

طراحی الگوریتم ها

با استفاده از شبه کد C++

نویسنده

ریچارد نئوپولیتن کیومرث نعیمی پور

فهرست

فصل ۱	الگوریتم‌ها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترتیب	۱
۲	الگوریتم‌ها	۱-۱
۹	اهمیت توسعه الگوریتم‌های کارا	۱-۲
۹	۱-۲-۱ جستجوی ترتیبی در مقایسه با جستجوی دودویی	۱-۲
۱۱	۱-۲-۲ دنباله فیبوناچی	
۱۶	تحلیل الگوریتم‌ها	۱-۳
۱۶	۱-۳-۱ تحلیل پیچیدگی زمانی	
۲۳	۱-۳-۲ استفاده از تئوری	
۲۴	۱-۳-۳ تحلیل درستی	
۱۱	ترتیب	۱-۴
۱۱	۱-۴-۱ مقدمه‌ای بر ترتیب	
۲۸	۱-۴-۲ معرفی کامل ترتیب	
۲۸	۱-۴-۳ استفاده از حد برای تعیین ترتیب	۰
۳۹	سازمان کلی کتاب	۱-۵
۴۰	تمرینات	
فصل ۲	 تقسیم و غلبه (Divide-and-Conquer)	۴۴
۴۵	جستجوی دودویی	۲-۱
۵۰	مرتب‌سازی ادغامی (Mergesort)	۲-۲
۵۶	روش تقسیم و غلبه	۲-۳
۵۷	مرتب‌سازی سریع (Quicksort)	۲-۴
۶۳	الگوریتم ضرب ماتریسی استراسن	۲-۵
۶۸	محاسبه با اعداد صحیح بزرگ	۲-۶
۶۸	۲-۶-۱ نمایش اعداد صحیح بزرگ: جمع و دیگر عملیات زمان‌خطی	
۶۹	۲-۶-۲ ضرب اعداد صحیح بزرگ	
۷۰	تعیین مقادیر آستانه	۲-۷
۷۹	چه زمانی از روش تقسیم و غلبه استفاده نکنیم؟	۲-۸
۷۹	تمرینات	

فصل ۳ برنامه‌نویسی پویا (Dynamic Programming) ۸۶ ۸۷ ضریب دو جمله‌ای ۳-۱ ۹۱ الگوریتم فلوید جهت یافتن کوتاهترین مسیرها ۳-۲ ۹۹ برنامه‌نویسی پویا و مسائل بهینه‌سازی ۳-۳ ۱۰۱ ضرب ماتریس زنجیره‌ای ۳-۴ ۱۰۹ درختهای جستجویی دودویی بهینه ۳-۵ ۱۱۸ مسئله فروشنده دوره گرد ۳-۶ ۱۲۳ تمرینات فصل ۴ روش حریص (The Greedy Approach) ۱۲۷ ۱۳۱ کوچکترین درخت پوشای (درخت پوشای می‌ثیم) ۴-۱ ۱۳۴ ۴-۱-۱ الگوریتم Prim ۱۴۰ ۴-۱-۲ الگوریتم Kruskal ۱۴۵ ۴-۱-۳ مقایسه الگوریتم Prim با الگوریتم Kruskal ۱۴۶ الگوریتم Dijkstra برای مسئله کوتاهترین مسیرهای تک مبدأی ۴-۲ ۱۴۹ زمانبندی ۴-۳ ۱۴۹ ۴-۳-۱ به حداقل رساندن مجموع زمان در سیستم ۱۵۲ ۴-۳-۲ زمانبندی مهلت دار ۱۵۹ روش حریص در مقایسه با برنامه‌نویسی پویا: مسئله کوله‌پشتی ۴-۴ ۱۶۰ ۴-۴-۱ یک روش حریص برای مسئله کوله‌پشتی ۰-۱ ۱۶۳ ۴-۴-۲ یک روش حریص برای مسئله کوله‌پشتی جزئی ۱۶۲ ۴-۴-۳ یک روش برنامه‌نویسی پویا برای مسئله کوله‌پشتی ۰-۱ ۱۶۳ ۴-۴-۴ اصلاح الگوریتم برنامه‌نویسی پویا برای مسئله کوله‌پشتی ۰-۱ ۱۶۶ تمرینات فصل ۵ بازگشت به عقب (Backtracking) ۱۷۰ ۱۷۱ روش بک‌تراکینگ ۵-۱ ۱۷۱ مسئله ۸-وزیر ۵-۲ ۱۸۴ استفاده از الگوریتم مونت کارلو برای تخمین میزان کارایی یک الگوریتم بک‌تراکینگ ۵-۳ ۱۸۷ مسئله مجموع زیرمجموعه‌ها ۵-۴ ۱۹۳ مسئله رنگ‌آمیزی گراف ۵-۵ ۱۹۷ مسئله چرخه هامیلتونی ۵-۶	فصل ۳ فصل ۴ فصل ۵
--	--

۸۶ برفنامeh نویسی پویا (Dynamic Programming)	فصل ۳
۸۷ ضرب دو جمله‌ای	۳-۱
۹۱ الگوریتم فلوبید جهت یافتن کوتاهترین مسیرها	۳-۲
۹۹ برنامه نویسی پویا و مسائل بهینه‌سازی	۳-۳
۱۰۱ ضرب ماتریس زنجیره‌ای	۳-۴
۱۰۹ درختهای جستجویی دودویی بهینه	۳-۵
۱۱۸ مسئله فروشنده دوره‌گرد	۳-۶
۱۲۳ تمرینات	

۱۲۷ روش حریص (The Greedy Approach)	فصل ۴
۱۳۱ کوچکترین درخت پوشای می‌نیم)	۴-۱
۱۳۴ ۴-۱-۱ الگوریتم Prim	۴-۱-۱
۱۴۰ ۴-۱-۲ الگوریتم Kruskal	۴-۱-۲
۱۴۵ ۴-۱-۳ مقایسه الگوریتم Prim با الگوریتم Kruskal	۴-۱-۳
۱۴۶ الگوریتم Dijkstra برای مسئله کوتاهترین مسیرهای نک مبدأی	۴-۲
۱۴۹ زمانبندی	۴-۳
۱۴۹ ۴-۳-۱ به حداقل رساندن مجموع زمان در سیستم	۴-۳-۱
۱۵۲ ۴-۳-۲ زمانبندی مهلت دار	۴-۳-۲
۱۵۹ روش حریص در مقایسه با برنامه نویسی پویا: مسئله کوله‌پشتی	۴-۴
۱۶۰ ۴-۴-۱ یک روش حریص برای مسئله کوله‌پشتی -۱	۴-۴-۱
۱۶۳ ۴-۴-۲ یک روش حریص برای مسئله کوله‌پشتی جزئی	۴-۴-۲
۱۶۲ ۴-۴-۳ یک روش برنامه نویسی پویا برای مسئله کوله‌پشتی -۱	۴-۴-۳
۱۶۳ ۴-۴-۴ اصلاح الگوریتم برنامه نویسی پویا برای مسئله کوله‌پشتی -۱	۴-۴-۴
۱۶۶ تمرینات	

۱۷۰ بازگشت به عقب (Backtracking)	فصل ۵
۱۷۱ روش بک‌ترانکنگ	۵-۱
۱۷۱ مسئله ۸-وزیر	۵-۲
۱۸۴ استفاده از الگوریتم مونت کارلو برای تخمین میزان کارایی یک الگوریتم بک‌ترانکنگ	۵-۳
۱۸۷ مسئله مجموع زیرمجموعه‌ها	۵-۴
۱۹۳ مسئله رنگ‌آمیزی گراف	۵-۵
۱۹۷ مسئله چرخه هامیلتونی	۵-۶

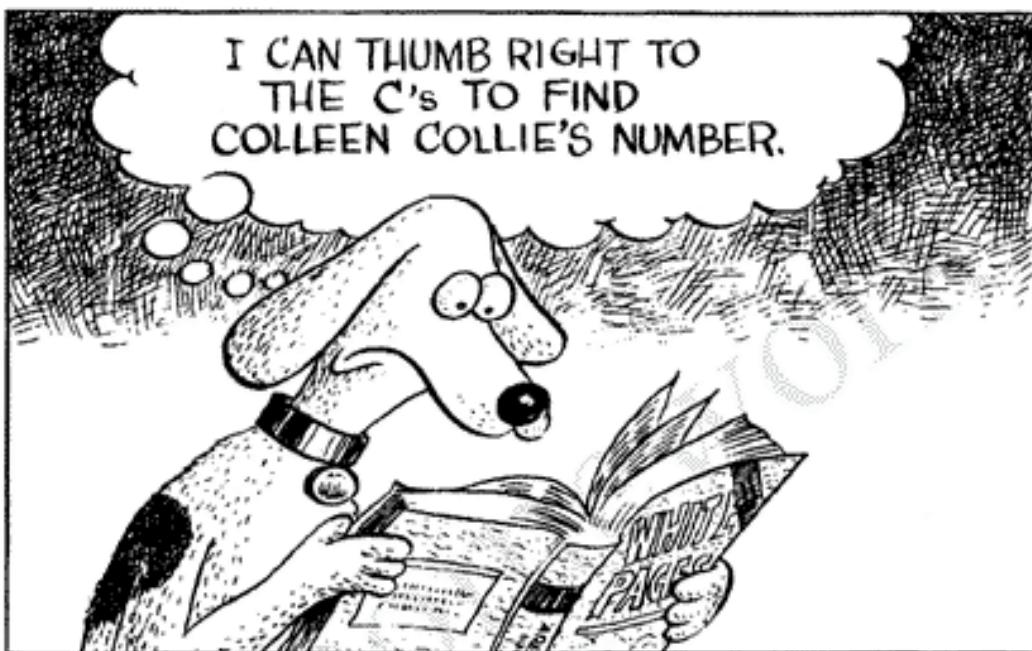
۵-۷	مسئله کوله‌پشتی ۰-۱	۲۰۱
۵-۷-۱	یک الگوریتم بک‌تراکینگ برای مسئله کوله‌پشتی ۰-۱	۲۰۱
۵-۷-۲	مقایسه الگوریتم‌های برنامه‌نویسی پویا و بک‌تراکینگ برای مسئله کوله‌پشتی ۰-۱	۲۱۰
	تمرینات	۲۱۱
فصل ۶ شاخه و حد (Branch-and-Bound)		
۶-۱	حل مسئله کوله‌پشتی	۲۱۷
۶-۱-۱	جستجوی سطحی با هرس شاخه و حد	۲۱۷
۶-۱-۲	جستجوی اول-بهترین با هرس شاخه و حد	۲۲۳
۶-۲	مسئله فروشنده دوره‌گرد	۲۲۸
۶-۳	استنتاج ریاضی (تشخیص بیماری)	۲۲۸
	تمرینات	
فصل ۷ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله مرتب‌سازی		
۷-۱	پیچیدگی محاسباتی	۲۴۹
۷-۲	مرتب‌سازی درجی و مرتب‌سازی انتخابی	۲۵۰
۷-۳	حدود پایین برای الگوریتم‌هایی که حداقل یک وارونگی را بعد از هر مقایسه حذف می‌کنند	۲۵۲
۷-۴	مروزی بر Mergesort	۲۵۸
۷-۵	مروزی بر Quicksort	۲۶۰
۷-۶	مرتب‌سازی هرمی (Heapsort)	۲۶۶
۷-۶-۱	Heap و روالهای اصلی آن	۲۶۸
۷-۶-۲	یک اجرا از Heapsort	۲۶۹
۷-۷	مقایسه Quicksort، Mergesort و Heapsort	۲۷۳
۷-۸	حدود پائین برای مرتب‌سازی با مقایسه کلیدها	۲۷۸
۷-۸-۱	۷-۸-۱ درخت‌های تصمیم برای الگوریتم‌های مرتب‌سازی	۲۷۹
۷-۸-۲	۷-۸-۲ حدود پائین برای بدترین حالت	۲۸۲
۷-۸-۳	۷-۸-۳ حدود پائین برای حالت میانی	۲۸۴
۷-۹	مرتب‌سازی توزیعی (Radix Sort)	۲۸۸
	تمرینات	۲۹۲

۲۹۶	فصل ۸ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو
۲۹۷	حدود پائین برای جستجوهایی که فقط با مقایسه کلیدها انجام می‌شوند ۸-۱
۳۰۰	حدود پائین برای بدترین حالت ۸-۱-۱
۳۰۱	حدود پائین برای حالت میانی ۸-۱-۲
۳۰۶	جستجوی درون‌پایی ۸-۲
۳۰۹	جستجو در درخت‌ها ۸-۳
۳۰۹	۸-۳-۱ درختهای جستجوی دودویی ۸-۳-۲ درخت‌های B-
۳۱۲	درهم‌سازی (Hashing) ۸-۴
۳۱۵	مسئله انتخاب: مقدمه‌ای بر آرگونهای مخالف ۸-۵
۳۱۸	۸-۵-۱ یافتن بزرگترین کلید ۸-۵-۲ یافتن کوچکترین و بزرگترین کلید ۸-۵-۳ یافتن دومین کلید بزرگتر ۸-۵-۴ یافتن Kامین کلید کوچکتر ۸-۵-۵ یک الگوریتم احتمالی برای مسئله انتخاب ۸-۵ تمرینات ۸-۶
۳۳۹	فصل ۹ پیچیدگی محاسباتی و کنترل ناپذیری: مقدمه‌ای بر تئوری NP
۳۴۰	کنترل ناپذیری ۹-۱
۳۴۲	مروری بر اندازه ورودی ۹-۲
۳۴۵	سه گروه کلی از مسائل ۹-۳
۳۴۵	۹-۳-۱ مسائلی برای الگوریتم‌های زمان-چند جمله‌ای ۹-۳-۲ مسائلی که کنترل ناپذیری آنها ثابت شده است ۹-۳-۳ مسائلی که کنترل ناپذیری آنها ثابت نشده و تابحال الگوریتم‌هایی زمان-چندجمله‌ای برای آنها پیدا نشده است ۹-۴
۳۴۷	نظریه NP ۹-۴-۱ مجموعه‌های P و NP ۹-۴-۲ مسائل NP کامل ۹-۴-۳ مسائل NP - مشکل، NP - ساده و NP - معادل ۹-۴ تمرینات ۹-۵
۳۶۶	فصل ۱۰ الگوریتم‌های موازی (Parallel Algorithms)
۳۶۹	معماریهای موازی ۱۰-۱
۳۶۹	۱۰-۱-۱ مکانیسم کنترلی ۱۰-۱-۲

۳۷۱	۱۰-۱-۲ سازماندهی فضای آدرسی
۳۷۲	۱۰-۱-۳ شبکه های سلسه مراتبی
۳۷۶	۱۰-۲ مدل PRAM
۳۸۰	۱۰-۲-۱ طراحی الگوریتم هایی برای مدل CREW PRAM
۳۸۸	۱۰-۲-۲ طراحی الگوریتم هایی برای مدل CRCW PRAM
۳۹۲	ضمیمه A مروری بر ریاضیات ضروری
۳۹۲	A-۱ نمادگذاری
۳۹۴	A-۲ توابع
۳۹۵	A-۳ استقراء ریاضی
۴۰۰	A-۴ قضایا و پیش قضایا
۴۰۱	A-۵ لگاریتم ها
۴۰۱	A-۵-۱ تعریف و ویژگی های لگاریتم ها
۴۰۳	A-۵-۲ لگاریتم طبیعی
۴۰۵	A-۶ مجموعه ها
۴۰۶	A-۷ ترتیب و ترکیب
۴۰۸	A-۸ احتمال
۴۱۲	A-۸-۱ ارقام تصادفی
۴۱۴	تمرینات
۴۱۸	ضمیمه B حل معادلات بازگشتی
۴۱۸	B-۱ حل معادلات بازگشتی به روش استقراء
۴۲۱	B-۲ حل معادلات بازگشتی با استفاده از معادله شاخص
۴۲۱	B-۲-۱ معادلات بازگشتی خطی همگن
۴۲۷	B-۲-۲ معادلات بازگشتی خطی غیرهمگن
۴۲۰	B-۲-۳ تغییر متغیرها (تغییرات دامنه)
۴۲۲	B-۳ حل معادله بازگشتی با استفاده از جایگزینی
۴۲۴	B-۴ تعیین پرخسی نتایج برای n
۴۲۸	تمرینات
۴۴۲	ضمیمه C ساختارهای داده ای برای مجموعه های غیرالحقیقی

فصل ۱

الگوریتمها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترتیب



این کتاب درباره تکنیک‌هایی برای حل مسائل به کمک کامپیوتر است. تنها به وسیله تکنیک‌نمی‌توانیم به یک سیک برنامه‌سازی یا یک زبان برنامه‌نویسی معنا بیخشیم؛ بلکه بایستی روش‌های حل مسئله را نیز ارائه کنیم. به عنوان مثال، فرض کنید Barney می‌خواهد نام Collen را در دفترچه تلفن پیدا کند. یک روش این است که وی همه اسماء را به ترتیب حروف الفبا کنترل کند، یعنی از اولین اسم شروع کرده تا در نهایت Collen را پیدا کند. پر واضح است که هیچکس برای جستجوی یک اسم از چنین روشی استفاده نمی‌کند. Barney از این حقیقت استفاده می‌کند که نامها در دفترچه تلفن طبقه‌بندی هستند. لذا دفترچه را از جایی باز می‌کند که فکر می‌تواند نامهایی که با C شروع شده‌اند را پیدا کند. اگر او زیاد به جلو برود، کمی به سمت عقب ورق می‌زند و آنقدر به عقب و جلو ورق می‌زند تا به صفحه‌ای که شامل اسم مورد نظرش است، برسد. شاید شما روش اول را جستجوی ترتیبی و روش دوم را جستجوی دودویی بدانید. به هر حال، ما این دو روش را در بخش ۲-۱ به تفصیل بیان خواهیم کرد.

در فصلهای ۲ الی ۶، تکنیک‌های مختلف حل مسئله و بکارگیری این تکنیک‌ها برای حل مسائل گوناگون مورد بحث و بررسی قرار می‌گیرد. بکارگیری یک تکنیک برای حل یک مسئله، از روش حل

۲ الگوریتمها: کارایی، قدرت و تحلیل، و ترتیب

قدم به قدم مسئله ناشی می شود. به این روش حل قدم به قدم مسئله، الگوریتم مسئله گفته می شود. هدف از مطالعه این تکنیکها و کاربردهایشان این است که هنگام رو برو شدن با یک مسئله جدید، بتوانیم با استفاده از مجموعه تکنیک ها، راههای مختلف حل مسئله را ارائه و بررسی نمائیم. اغلب برای حل یک مسئله روش های مختلف قابل ارائه است اما آن روش مورد نظر است که الگوریتمی سریعتر از دیگر الگوریتم ها دارد. بنابراین، پس از تعیین توانایی روش ارائه شده در حل مسئله بایستی کارایی الگوریتم حاصل را از نظر زمان و منبع ذخیره سازی مورد بررسی قرار دهیم. در تحلیل کارایی یک الگوریتم به هنگام اجرا روی کامپیوتر، زمان (Time) به چرخه های CPU و منبع ذخیره سازی (Storage) به حافظه اطلاق می گردد.

در این فصل، ابتدا به برخی از مفاهیم بنیادین الگوریتم ها پرداخته و در ادامه کارائی الگوریتم ها را از لحاظ زمان و حافظه مورد بررسی قرار دهیم.

۱-۱ الگوریتمها

نا بحال از کلماتی نظیر "مسئله"، "راه حل" و "الگوریتم" صحبت کردیم و البته تا حدودی با این کلمات آشنا هستیم؛ اما در عین حال، سعی ما بر این است که به منظور ایجاد یک زیربنای صحیح و اصولی برای بحث، تعریف دقیق و جامعی از این کلمات ارائه دهیم. یک برنامه کامپیوترویی، از واحدهای منحصر بفردی تشکیل شده است که این واحدهای قابل فهم توسط کامپیوترو، وظایف مشخص نظیر جستجوی اعداد با مرتب سازی داده ها را به انجام می رسانند. هدف ما در این متن، نه طراحی یک برنامه کامل، که طراحی همین واحدها است. به یک وظیفه مشخص، مسئله گفته می شود. به عبارتی، یک مسئله، یک سؤال است که ما جواب آن را جستجوی کنیم. در مثالهای زیر، مسئله هایی مطرح می گردد:

مثال ۱-۱ لیست S شامل n عدد را به صورت غیرمنزولی مرتب کنید.
جواب، اعداد لیست S است که به صورت یک رشته مرتب در آمده است.

با ساختار داده ای لیست، می توانیم مجموعه ای از اعداد که با توالی خاصی مرتب شده اند را معرفی کنیم. برای مثال $S = [10, 7, 11, 5, 12, 8]$ ، یک لیست از شش عنصر است که اولین عنصر آن عدد ۱۰، دومین عنصر عدد ۷ و ... می باشد. در اینجا از اصطلاح "غیرمنزولی" به جای صعودی استفاده کردیم؛ چرا که ممکن است در یک لیست، عناصر تکراری وجود داشته باشد و در اینصورت لفظ صعودی درست نخواهد بود.

مثال ۱-۲ تعیین کنید که آیا عدد X در لیست n عنصری S وجود دارد یا خیر؟
اگر X در لیست وجود داشت، جواب "بله" و در غیر اینصورت، جواب "خیر" است.

الکوریتمها ۳

ممکن است یک مسئله، شامل متغیرهایی باشد که مقادیر مشخص به آنها نسبت داده نشده است. به این متغیرها، پارامترهای مسئله گفته می‌شود. در مثال ۱-۱ دو پارامتر وجود دارد: یکی S (لیست) و دیگری n (تعداد عناصر لیست)، و در مثال ۱-۲ سه پارامتر وجود دارد: S ، n و عدد x البته در این مثال وجود پارامتر n ضروری نیست؛ چراکه خود لیست S عدد n را مشخص می‌کند. به هر حال، با وجود عدد n به عنوان یک پارامتر، تشریح مسئله آسانتر می‌شود.

وجود پارامترها در یک مسئله موجب خواهد شد که مانع باشد که مسئله با دسته‌ای از مسائل رو برو باشیم. هر انتساب مشخص مقادیر به پارامترها، یک نمونه از مسئله نامیده می‌شود و یک راه حل برای یک نمونه از مسئله، جوابی است به سوالی که در آن نمونه مشخص مطرح شده است.

مثال ۱-۳ یک نمونه از مسئله مطرح شده در مثال ۱-۱ چنین است:

$$S = [10, 7, 11, 5, 13, 8] \quad n = 6$$

جواب این نمونه مسئله، $[5, 7, 8, 10, 11, 13] = S$ می‌باشد.

مثال ۱-۴ در یک نمونه از مسئله مطرح شده در مثال ۱-۲ داریم:

$$S = [10, 7, 11, 5, 13, 8] \quad n = 6 \quad x = 5$$

که جواب این نمونه مسئله چنین است: "بله، x در S وجود دارد."

ما من توانیم با کمی دقت در بررسی لیست S ، رشته مرتب شده‌ای را به عنوان جواب نمونه مثال ۱-۳ تولید کنیم. این امر امکان‌پذیر است، چراکه S یک لیست بسیار کوچک است و ذهن ما می‌تواند به سرعت عمل پویش اعداد و جایگزینی درست آنها را انجام دهد. اما در عین حال، قادر نیستیم مراحل مختلف بدست آوردن جواب را تشریح کنیم. ولی اگر نمونه مسئله به جای ۵ عدد، شامل ۱۰۰ عدد برای لیست S بود، آنگاه نه ذهن ما قادر بود از این روش به جواب دست یابد و نه می‌توانست چنین روشی را به صورت یک برنامه کامپیوتری ارائه دهد. برای ایجاد یک برنامه کامپیوتری که قادر باشد همه نمونه‌های یک مسئله را حل کند، می‌بایست یک روال قدم به قدم کلی برای تولید جواب هر نمونه مشخص کنیم. این روال قدم به قدم، الگوریتم نامیده می‌شود و می‌گویند: "الگوریتم روندی است که مسائل را حل می‌کند."

مثال ۱-۵ یک الگوریتم برای مثال ۱-۲ می‌تواند به صورت زیر باشد:

جستجو را با اولین عنصر S شروع کن. x را به ترتیب با هر یک از عناصر S مقایسه کن تا اینکه x پیدا شود یا S بطور کامل بررسی شود. اگر x پیدا شد، جواب "بله" و در غیر اینصورت، جواب "خیر" است.

ما من توانیم هر الگوریتم را به زبان انگلیسی (فارسی) بنویسیم (نظیر آنچه در مثال ۱-۵ دیدیم):
اما در نوشتن الگوریتم به این روش، دو مشکل وجود دارد: اول اینکه، نوشتن یک الگوریتم پیچیده به این

۴ الگوریتمها: کاربری، تجزیه و تحلیل، و ترتیب

روش بسیار مشکل است. حتی اگر این عمل انجام هم شود، کاربر به سختی می تواند این الگوریتم را بفهمد و دوم آنکه، روش نیست که چگونه می توان یک برنامه کامپیوتری را از یک الگوریتم ارائه شده به زبان محاوره‌ای (مثلًا انگلیسی یا فارسی) تولید نمود.

به دلیل اینکه C++, یک زبان آشنا و رایج بین دانشجویان است؛ لذا از آن، به عنوان یک شبکه‌گرد برای بیان الگوریتم‌ها استفاده خواهیم کرد. هر کسی که در زمینه برنامه‌نویسی در زبانهای شبه ALGOL مانند C، پاسکال، یا جاوا اندک تجربه‌ای داشته باشد، با شبکه‌گرد پیشنهادی ما مشکلی نخواهد داشت. برای شروع، شبکه‌گردی برای الگوریتمی که کلیه نمونه‌های مسئله مثال ۱-۲ را حل می‌کند، ارائه می‌دهیم. در حالت کلی، هدف از ذکر مثالهای فوق این است که عناصری را در یک مجموعه مورد نظر جستجو یا مرتب نماییم. اغلب، هر عنصر منحصرآ یک رکورد را می‌شناساند و به همین دلیل به عنصر، کلید هم گفته می‌شود. برای مثال، یک رکورد می‌تواند شامل اطلاعات خصوصی یک شخص باشد که در آن، عدد امنیت داده‌ای شخص به عنوان کلید معرفی شده است. ما الگوریتم‌های جستجو و مرتب‌سازی را با تعریف نوع داده‌ای keytype برای عناصر ارائه می‌دهیم و این بین معناست که عناصر می‌توانند از هر مجموعه مورد نظر و دلخواهی انتخاب گردند.

در الگوریتم زیر، لیست S با ساختار داده‌ای آرایه معرفی شده است و به جای جواب "بله" یا "خیر"، محل عنصر X در آرایه (در صورت وجود) و در غیر اینصورت، عدد صفر بازگردانده می‌شود.

الگوریتم ۱-۱ جستجوی ترتیبی (Sequential Search)

مسئله: آیا عدد X در آرایه n کلیدی S وجود دارد؟

ورودی (پارامتر): عدد صحیح مثبت n، آرایه‌ای از کلیدها (S) یا شاخصهایی از ۱ تا n و یک کلید.

خروجی: مکان X در آرایه S (در صورت عدم وجود، عدد صفر).

```
void seqsearch (int n,
                const keytype S[ ],
                keytype x,
                Index& location)
{
    location = 1;
    While (location<=n && S[location]!=x)
        location++;
    If (location > n)
        location = 0;
}
```

یک نکته جالب توجه در مثال فوق، بکارگیری آرایه‌ها است. C++ فقط به آرایه‌ها امکان می‌دهد با اعداد صحیح از صفر تا n شاخص دهی شوند. اغلب الگوریتم‌ها را با بکارگیری آرایه‌های شاخص دهی شده

الگوریتمها ۵

در محدوده های دلخواهی از اعداد صحیح تشریح می کنند و گاهی اوقات، آنها با شاخصهایی که عدد صحیح نیستند، تبیین می شوند. محدوده شاخصها برای الگوریتمها، در مشخصات ورودی و خروجی ذکر می گردند. برای مثال، آرایه S در الگوریتم ۱-۱ از ۱ تا n شاخص دهنده است. در واقع، برای شمارش عناصر یک لیست، از آرایه ای با شاخصهای ۱ تا n استفاده کردیم که این بهترین محدوده شاخص دهنده برای بکارگیری یک لیست است. البته، این الگوریتم خاص می تواند با تعریف عبارت زیر در $C++$ نیز بکار گرفته شود:

```
keytype S[n+1];
```

از اینجا به بعد، دیگر از بکارگیری الگوریتمها در یک زبان برنامه نویسی خاص صحبت نمی کنیم و بحث را به ارائه الگوریتم هایی می کشانیم که به سرعت قابل درک، تجزیه و تحلیل هستند. ذکر دو نکته در اینجا ضروری است؛ اول اینکه، این امکان وجود دارد که آرایه های دو بعدی با طول متغیر، به عنوان پارامتر های یک روال تعریف شوند (نگاه کنید به الگوریتم ۴-۲) و دوم آنکه، می توان در الگوریتمها از آرایه های محلی با طول متغیر، استفاده نمود. برای مثال، اگر n یک پارامتر برای روال example بوده و ما به یک آرایه با شاخصهای ۲ تا n نیازمند باشیم، چنین تعریف می کنیم:

```
void example (int n)
{
    keytype S[2..n];
    :
}
```

توجه داریم که نماد $[2..n]$ ، به معنای آرایه S با شاخصهای ۲ تا n از مفاهیم شبکه کد است نه بخشی از زبان $C++$. هرگاه بتوانیم مراحل الگوریتم را با استفاده از عبارات ریاضی یا عبارات شبکه انگلیسی، صریح تر و مفید تر از دستورات $C++$ بیان کنیم، می بایست این عمل انجام شود. به عنوان مثال، فرض کنید برخی از دستورات، در صورتی اجرا می شوند که یک متغیر x بین مقادیر low و high باشد؛ می نویسیم:

```
if (low <= x && x <= high){
    :
}
better is at
}
if (low ≤ x ≤ high){
    :
}
better is at
```

و فرض کنید که می خواهیم متغیر x ، مقدار y و متغیر z ، مقدار x را بگیرد؛ لذا می نویسیم:

```
temp = x;
x = y;
y = temp;
better is at
exchange x and y;
```

۶ الگوریتمها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترتیب

علاوه بر نوع داده keytype، از سه نوع داده‌ای زیر نیز به عنوان نوع تعریف شده در شبکه کدها (نہ C++) استفاده می‌شود:

نوع داده	گاربرد
index	یک متغیر از نوع صحیح که به عنوان شاخص بکار می‌رود.
number	یک متغیر که می‌تواند بصورت صحیح یا حقیقی تعریف شود.
bool	یک متغیر که می‌تواند مقادیر "true" یا "false" را به خود بگیرد.

* از نوع داده‌ای number زمانی استفاده می‌کنیم که صحیح یا اعشاری بودن اعداد برای الگوریتم اهمیتی نداشته باشد.

* برخی اوقات، از ساختار کنترلی غیراستاندارد زیر استفاده می‌کنیم:

```
repeat (n times){  
    :  
}
```

این بدين معناست که کد برنامه به تعداد n مرتبه تکرار می‌شود. اما برای انجام این کار در C++، حتماً بایستی یک متغیر کنترلی تعریف نموده و یک حلقه for بنویسیم. هنگامی که در معرفی یک الگوریتم مشخص شود که می‌بایست مقداری توسط آن برگردانده شود، آن الگوریتم را به صورت یک تابع می‌نویسیم. در غیراینصورت، آن را به عنوان یک روال معرفی کرده و از پارامترهای ارجاعی، برای بازگرداندن مقادیر استفاده می‌کنیم. اگر پارامتر ارجاعی یک آرایه نباشد، آن را با علامت & در انتهای نام نوع داده‌ای معرفی می‌کنیم. آرایه‌ها در C++، به طور پیش‌فرض، به صورت پارامترهای ارجاعی تعریف شده‌اند و دیگر نیازی به نماد & در تعریف این ساختار داده‌ای نیست. برای تغییر این پیش‌فرض در C++، از کلمه const استفاده می‌کنیم. به عبارت دیگر، با استفاده از کلمه const، آرایه را طوری به عنوان پارامتر معرفی می‌کنیم که دیگر نتواند مقداری را توسط الگوریتم برگشت دهد.

بطور کلی، سعی می‌کنیم تا حد امکان از خصوصیات C++ اجتناب کنیم. بنابراین، هر کسی که با یکی از زبانهای سطح بالا آشنایی داشته باشد، می‌تواند از این شبکه کدها استفاده نماید. اگر شما با C++ آشنا نیستید، ممکن است به دنبال عملگرهای منطقی و مقایسه‌ای آن باشید. نیازی نیست؛ چرا که بخشی از آن را در زیر آورده‌ایم:

C++	نماد	عملگر
&&	AND	
	OR	
!	NOT	

۷ الگوریتمها

C++ کد	عبارت مقایسه‌ای
<code>x == y</code>	$x = y$
<code>x != y</code>	$x \neq y$
<code>x <= y</code>	$x \leq y$
<code>x >= y</code>	$x \geq y$

به مثالهای زیر توجه کنید. در اولین مثال، کاربرد یک تابع نشان داده شده است. توجه داریم که قبل از نام روال‌ها در شبکه کد، از کلمه `void` استفاده می‌شود؛ در حالیکه قبل از نام توابع، از نوع داده‌ایی استفاده می‌شود که مقدار بازگشتنی تابع - توسط دستور `return` - از آن نوع می‌باشد.

الگوریتم ۱-۲ جمع عناصر یک آرایه

مسئله: کلیه عناصر آرایه `n` عنصری `S` را با هم جمع کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت `n` آرایه `S` با شاخصهایی از ۱ تا `n`.

خروجی: `sum`، حاصل جمع عناصر آرایه `S`.

```
number sum (int n, const number S[])
{
    Index i;
    number result;
    result = 0;
    for (i = 1; i <= n; i++)
        result = result + S[i];
    return result;
}
```

ما در این کتاب با بیشتر الگوریتم‌های مرتب‌سازی آشنا می‌شویم. به یک نوع آن توجه کنید.

الگوریتم ۱-۳ مرتب‌سازی تبادلی (حبابی) یا (Exchange Sort)

مسئله: `n` کلید را به صورت غیرنژولی مرتب کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت `n` آرایه‌ای از کلیدها `S` با شاخصهایی از ۱ تا `n`.

خروجی: آرایه `S` شامل کلیدهای مرتب شده به صورت غیرنژولی.

```
void exchangesort (int n, keytype S[])
{
    Index i, j;
    for (i = 1; i <= n - 1; i++)
        for (j = i + 1; j <= n; j++)
            if (S[j] < S[i])
                exchange S[i] and S[j];
}
```

الف) کوئینتم: کارایی، تجزیه و تقسیم، و ترتیب

دستور $S[i] \text{ and } S[j]$ exchange $S[i]$ and $S[j]$ مقدار $S[i]$ و $S[j]$ را با هم عوض می‌کند؛ یعنی $S[i]$ مقدار $S[j]$ و $S[j]$ مقدار $S[i]$ را به خود می‌گیرد. این دستور شباهتی با دستورات C++ swap ندارد و همانطوری که قبل از آن شد، اگر بتوانیم عملیاتی را به سادگی و بدون استفاده از دستورات C++ تعریف کنیم، لازم است که این کار را انجام دهیم. در مرتب‌سازی تبادلی، عنصر آام آرایه با عنصر آام آرایه مقایسه می‌شود. هرگاه عددی که با عنصر آ مقایسه شده، کوچکتر از آن باشد، دو عدد با هم جایگزین (تبادله) می‌شوند. در اولین اجرای حلقه آکوچکترین عنصر به بالای آرایه هدایت می‌شود. در دومین اجرا، کوچکترین عنصر بعدی به بالا فرستاده می‌شود و به همین ترتیب، این روند برای $n-1$ عنصر باقی‌مانده تکرار می‌شود تا اینکه کل لیست، مرتب شده و بزرگترین مقدار در انتهای آن قرار بگیرد.

الگوریتم بعدی، ضرب ماتریس‌ها است. فرض کنید که دو ماتریس $2 \times n$ به نامهای A و B داریم که

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \quad \text{و} \quad B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix}$$

حاصل ضرب $C = A \times B$ براساس قاعده زیر محاسبه می‌شود:

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j}$$

برای مثال،

$$\begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 5 & 7 \\ 6 & 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \times 5 + 3 \times 6 & 2 \times 7 + 3 \times 8 \\ 4 \times 5 + 1 \times 6 & 4 \times 7 + 1 \times 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 28 & 38 \\ 26 & 36 \end{bmatrix}$$

در حالت کلی، اگر دو ماتریس $n \times n$ به نامهای A و B داشته باشیم، حاصل ضرب C عبارت است از

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj} \quad \text{برای } 1 \leq i, j \leq n$$

الف) ضرب ماتریس‌ها

مسئله: حاصل ضرب ماتریس $n \times n$ را تعیین کنید.

ورودی: یک عدد صحیح مثبت n آرایه‌های دو بعدی A و B که سطرها و ستونهای هر دو آرایه از 1 تا n شاخص دهنده است.

خروجی: آرایه دو بعدی C که سطرها و ستونهای آن از 1 تا n شاخص دهنده است.

```
void matrixmult (int n,
                  const number A[ ][ ],
                  const number B[ ][ ],
                  number C[ ][ ])
{
    index i, j, k;
    for (i = 1; i <= n; i++)
        for (j = 1; j <= n; j++)
            C[i][j] = 0;
            for (k = 1; k <= n; k++)
                C[i][j] = C[i][j] + A[i][k] * B[k][j];
}
```

۹ اهمیت توسعه الگوریتم های کارا

۱-۲ اهمیت توسعه الگوریتم های کارا

قبل اگفته شد که کارایی الگوریتم ها - بدون توجه به سریع شدن کامپیوترها - همواره به صورت یک اصل مهم باقی خواهد ماند. اکنون با مقایسه دو الگوریتم برای یک مسئله خاص، اهمیت این موضوع را بررسی خواهیم کرد.

۱-۲-۱ جستجوی ترتیبی در مقایسه با جستجوی دودویی

در اوایل بحث، اشاره ای داشتیم به این نکته که جستجوی یک اسم در دفترچه تلفن، یک جستجوی دودویی تغییریافته است که معمولاً بسیار سریعتر از جستجوی ترتیبی به نتیجه می رسد. برای اثبات این مطلب، با مقایسه دو الگوریتم فوق، چگونگی این سرعت عمل را بررسی می کنیم.

الگوریتم جستجوی ترتیبی، با عنوان الگوریتم ۱-۱ نوشته شده است. الگوریتم که جستجوی دودویی را بر روی یک آرایه مرتب غیرنزوی انجام می دهد، شباهت زیادی با ورق زدن - به جلو و عقب - یک دفترچه تلفن دارد. فرض کنید عدد X را در آرایه مورد نظر جستجو می کنیم. در ابتدا الگوریتم، عنصر X را با عنصر میانی آرایه مقایسه می کند. اگر آنها مساوی بودند، الگوریتم به پایان رسیده است و اگر X کوچکتر از عنصر میانی آرایه بود، می گوییم که X در صورت وجود باقیستی در نیمه اول آرایه باشد. لذا الگوریتم، روند جستجو را برای نیمه اول نکرار می کند. (اگر X برابر با عنصر میانی نیمه اول بود، الگوریتم به انجام رسیده است و الى آخر). اما اگر X از عنصر میانی آرایه بزرگتر بود، جستجوی روی نیمه دوم آرایه نکرار می گردد. جستجو آنقدر ادامه می یابد تا X در آرایه پیدا شود یا مشخص گردد که X در آرایه وجود ندارد. یک الگوریتم برای این روش را در زیر آورده ایم:

الگوریتم ۱-۵ جستجوی دودویی

مسئله: تعیین کنید که آیا عدد X در آرایه S کلیدی n وجود دارد یا خیر.
وروودی: یک عدد صحیح مشتبه X از آرایه ای مرتب (بصورت غیرنزوی) از کلیدها S با شاخصهایی از ۱ تا n و یک کلید X .
خروجی: مکان کلید X در آرایه S (صفر، اگر X در آرایه S نباشد).

```
void binsearch(int n,
               const keytype S[],
               keytype x,
               index& location)
{
    index low, high, mid;
    low = 1; high = n;
    location = 0;
```

۱۰ الگوریتمها: کارایی، تجزیه و تقسیم، و ترتیب

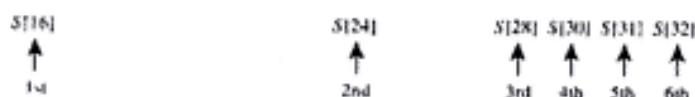
```

while (low <= high && location == 0){
    mid = ⌊(low + high) / 2⌋;
    if (x == S[mid]);
        location = mid;
    else if (x < S[mid])
        high = mid - 1;
    else
        low = mid + 1;
}

```

به منظور مقایسه دو الگوریتم جستجوی ترتیبی و دودویی، بایستی تعداد مقایسه‌های انجام شده توسط هر یک از الگوریتم‌ها تعیین شود. اگر آرایه S شامل ۳۲ عنصر بوده و عدد X در آرایه موجود نباشد، الگوریتم ۱-۱ (جستجوی ترتیبی) قبل از اینکه مشخص کند X در آرایه وجود ندارد، X را با تمام ۳۲ عنصر آرایه مقایسه می‌کند. در حالت کلی، جستجوی ترتیبی برای تعیین اینکه عدد X در آرایه n عنصری S وجود ندارد (بدترین حالت)، تعداد n مقایسه انجام می‌دهد. پر واضح است که این بیشترین تعداد مقایسه جستجوی ترتیبی در یک آرایه n عنصری است. اگر X در آرایه موجود باشد، باز هم تعداد مقایسه‌ها از n بزرگتر نخواهد بود.

الگوریتم ۱-۵ (جستجوی دودویی) را در نظر بگیرید. در هر حلقه `while`، دو مرتبه عدد X با $S[mid]$ مقایسه می‌شود (مگر زمانی که X پیدا شود). در یک اجرای کارا از الگوریتم توسط اسمبلر زبان، X در هر گذر از حلقه `while` تنها یک مرتبه با $S[mid]$ مقایسه می‌شود. نتیجه این مقایسه، کد شرط را مقداردهی نموده و شاخه مناسب شرط، براساس کد شرط تعیین می‌گردد. فرض می‌کنیم که الگوریتم جستجوی دودویی، از این روش استفاده می‌کند. با این فرض، طبق آنچه که در شکل ۱-۱ آمده است، الگوریتم برای جستجوی عدد X که از همه عناصر آرایه ۳۲ عنصری مورد نظر بزرگتر است، بایستی تنها شش عمل مقایسه انجام دهد. توجه دارید که $= 6 = 32 + 1 = \lg 32 + \log 2$ (منظور از \lg همان \log_2 است). حتماً قانع شده‌اید که این بیشترین تعداد مقایسه‌ها است که با روش دودویی انجام می‌شود و البته این در صورتی است که عنصر X در آرایه موجود نباشد. در صورتی که X در بین عناصر آرایه باشد، باز هم تعداد مقایسه‌ها بیشتر از عدد بدست آمده نخواهد بود. فرض کنید که تعداد عناصر آرایه را به دو برابر یعنی ۶۴ عنصر افزایش می‌دهیم؛ در اینصورت، جستجوی دودویی تنها یک مقایسه بیش از حالت قبل انجام می‌دهد و آن هم در



شکل ۱-۱ عناصر آرایه با اندازه ورودی ۳۲، که جستجوی دودویی برای یافتن X بزرگتر از عناصر آرایه با آنها مقایسه می‌شود. عناصر به ترتیبی که مقایسه می‌شوند، شماره‌گذاری شده‌اند.

(همیت توجهه لکوریتمهای کارا ۱۱)

جدول ۱-۱ تعداد مقایسات در جستجوهای ترتیبی و دودویی، وقتی که X بزرگتر از همه عناصر آرایه است.		
اندازه آرایه	تعداد مقایسات در جستجوی ترتیبی	تعداد مقایسات در جستجوی دودویی
۸	۱۲۸	۱۲۸
۱۱	۱۰۴۴	۱۰۴۴
۲۱	۱۰۴۸۵۷۶	۱۰۴۸۵۷۶
۳۳	۴۲۹۴۹۶۷۲۹۶	۴۲۹۴۹۶۷۲۹۶

اولین مقایسه است که آرایه به دو زیرآرایه تقسیم می‌گردد. لذا در بدترین حالت جستجو، یعنی زمانی که X در آرایه موجود نباشد، جستجوی دودویی هفت مقایسه انجام می‌دهد ($n = \lg 64 + 1 = 7$). در حالت کلی، زمانی که تعداد عناصر آرایه دو برابر می‌شود، تعداد مقایسه‌ها یک مرتبه بیشتر می‌شود. بنابراین، اگر n بکی از توانهای ۲ و X عددی بزرگتر از عناصر موجود در یک آرایه n عنصری باشد، تعداد مقایسه‌ها در جستجوی دودویی برابر است با $\lg n + 1$.

جدول ۱-۱، تعداد مقایسه‌های انجام شده به وسیله جستجوی دودویی و جستجوی ترتیبی را برای مقادیر مختلف n ، وقتی که X بزرگتر از کلیه عناصر آرایه است، نشان می‌دهد. هنگامی که آرایه شامل تقریباً ۴ میلیارد عنصر باشد (در حدود جمعیت جهان)، جستجوی دودویی با ۳۲ مقایسه در برابر جستجوی ترتیبی با حدود ۴ میلیارد مقایسه قرار می‌گیرد. حتی اگر کامپیوتر قادر به انجام یک گذرا از حلقة while در یک نانو ثانیه (یک میلیارد ثانیه) باشد، جستجوی ترتیبی برای تعیین عدم وجود X در آرایه به چهار ثانیه وقت نیاز دارد. اهمیت این اختلاف در عملیات دسترسی برخط (Online Application) یا جستجو آرایه‌هایی با تعداد زیاد عناصر مشخص می‌شود.

در بحث فرق، تنها آرایه‌هایی را برای جستجوی دودویی درنظر گرفتیم که تعداد عناصر آنها توانی از ۲ است. در فصل ۲ به جستجوی دودویی، به عنوان یک مثال از بحث تقسیم و غلبه رجوع خواهیم کرد و در آنجا، آرایه‌هایی را برای این جستجو در نظر می‌گیریم که تعداد عناصر آنها می‌تواند هر عدد صحیح و مثبت باشد.

۱-۲-۲ دنباله فیبوناچی

الگوریتمی که در اینجا بررسی می‌شود، محاسبه عنصر n ام فیبوناچی است که به صورت بازگشتی زیر تعریف شده است:

$$f_0 = 0$$

$$f_1 = 1$$

$$f_n = f_{n-1} + f_{n-2} \quad n \geq 2 \quad \text{برای}$$

۱۲ الگوریتم‌ها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترتیب

با محاسبه چند عنصر اولیه این دنباله داریم:

$$\begin{aligned}f_1 &= f_0 + f_1 = 1 + 0 = 1 \\f_2 &= f_1 + f_2 = 1 + 1 = 2 \\f_3 &= f_2 + f_3 = 2 + 1 = 3 \\f_4 &= f_3 + f_4 = 3 + 2 = 5, \dots\end{aligned}$$

دنباله فیبوناچی دارای کاربردهای مختلفی در علوم ریاضیات و کامپیوتر می‌باشد و بدلیل اینکه این دنباله به صورت بازگشتی تعریف شده است، الگوریتم بازگشتی زیر نیز بر همین اساس تعریف می‌شود.

الگوریتم ۱-۶ عنصر nام فیبوناچی (بازگشتی)

مسئله: عنصر nام دنباله فیبوناچی را تعیین کنید.

وروودی: یک عدد صحیح غیرمنفی n.

خروجی: fib، عنصر nام دنباله فیبوناچی.

```
int fib (int n)
{
    if (n >= 1)
        return n;
    else
        return fib(n - 1) + fib(n - 2);
}
```

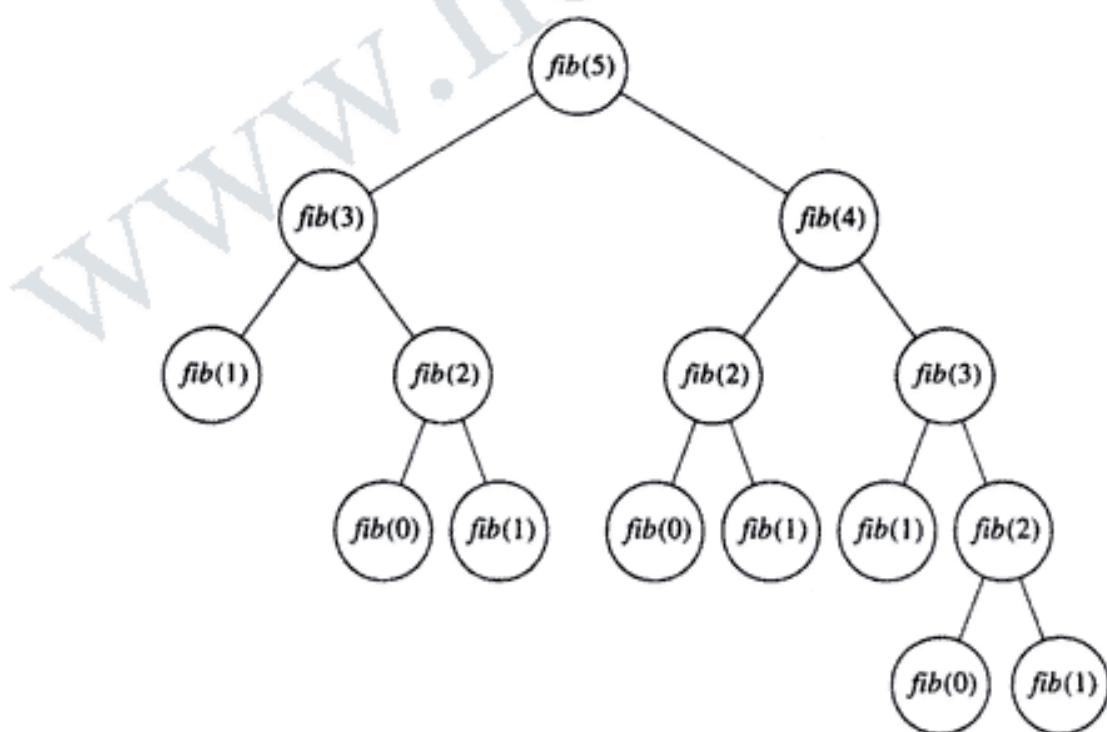
"عدد صحیح غیرمنفی" شامل کلیه اعداد صحیح بزرگتر با مساوی صفر می‌باشد، برخلاف "عدد صحیح مثبت" که فقط اعدادی را شامل می‌شود که بزرگتر از صفر هستند. با اینکه از این عبارت برای وضوح بیشتر مسئله استفاده نموده‌ایم ولی به منظور اجتناب از درهم‌ریختگی در متن، آن را به اختصار به صورت "عدد صحیح" بیان می‌کنیم.

الگوریتم بازگشتی فیبوناچی، در عین سادگی در نوشتن و درک مسئله، از کارایی بسیار پایین برخوردار است. شکل ۱-۲ درخت بازگشتی الگوریتم را برای محاسبه fib(5) نشان می‌دهد. فرزندان یک گره در درخت، خود شامل فراخوانی‌های بازگشتی هستند. به عنوان مثال، برای محاسبه fib(5) در بالاترین سطح به fib(4) و fib(3) نیاز داریم و برای محاسبه fib(2) بایستی fib(1) و fib(0) محاسبه گردد و الى آخر. با کمی دقت، عدم کارایی در درخت الگوریتم مشخص می‌شود زیرا بعضی از مقادیر، مدام در حال محاسبه مجدد هستند. به عنوان مثال، fib(2)، سه بار محاسبه شده است. درخت شکل ۱-۲ نشان می‌دهد که الگوریتم، به منظور تعیین fib(n) برای $n \leq 6$ بایستی چه تعداد عنصر را محاسبه کند:

(همیت توجه کنندگان کارا ۱۳)

تعداد عناصر محاسبه شده	n
۰	۰
۱	۱
۲	۲
۳	۳
۴	۴
۵	۵
۶	۶

شش مقدار اول را می‌توان با شمارش گره‌های زیر درختی به ریشه $\text{fib}(n)$ برای $1 \leq n \leq 5$ مشخص کرد. تعداد عناصر برای $\text{fib}(6)$ برابر است با مجموع تعداد گره‌های موجود در $\text{fib}(5)$ و $\text{fib}(4)$ به اضافه یک. برخلاف تصور ما، این اعداد همانند ارزیابی جستجوی دودویی به سادگی قابل محاسبه نیستند. توجه دارید که در حالت فوق، وقتی n با عدد ۲ جمع می‌شود، تعداد عناصر درخت از دو برابر هم بیشتر می‌شود. به عنوان مثال، برای $n = 4$ ، نه عنصر در درخت وجود دارد و زمانی که $n = 6$ می‌شود، تعداد عناصر درخت به ۲۵ می‌رسد. $T(n)$ را تعداد عناصر درخت بازگشتی برای n می‌نامیم. اگر افزودن ۲ به n تعداد عناصر را به بیشتر از دو برابر برساند، دراینصورت می‌توان برای n توان مثبتی از ۲، چنین داشت:



شکل ۲-۱ درخت متناظر با الگوریتم ۱-۶ به هنگام محاسبه عنصر پنجم فیبوناچی.

۱۴ الگوریتم‌ها: کارایی، تقلیل و تغییر، و ترتیب

$$\begin{aligned}
 T(n) &> 2 \times T(n-2) \\
 &> 2 \times 2 \times T(n-4) \\
 &> 2 \times 2 \times 2 \times T(n-6) \\
 &\vdots \\
 &> \underbrace{2 \times 2 \times 2 \times \dots \times 2}_{n/2 \text{ عناصر}} \times T(0)
 \end{aligned}$$

از آنجاییکه $T(0) = 1$ است، لذا $2^{n/2} > T(n)$ خواهد بود. با استفاده از استقراء می‌توان ثابت نمود که برای هر $n \leq 2$ حتی اگر n توانی از ۲ نباشد، این نامساوی برقرار است. برای $n = 1$ داریم $T(1) = 1$ که کمتر از ۲ است؛ لذا این نامساوی برای $n = 1$ صدق نمی‌کند. مبحث استقراء را در ضمیمه A بخش ۳ آورده‌ایم.

قضیه ۱-۱ اگر تعداد عناصر درخت بازگشتی مربوط به الگوریتم ۱-۶ را $T(n)$ بنامیم، آنگاه برای هر $n \leq 2$ داریم:

$$T(n) > 2^{n/2}$$

اثبات: اثبات از روش استقراء انجام می‌شود.

پایه استقراء: ما به دو پایه برای استقراء نیازمندیم؛ چراکه در گام استقراء همواره دو حالت قبلی مدنظر می‌باشند. طبق شکل ۱-۲ برای $n = 2$ و $n = 3$ داریم:

$$T(2) = 3 > 2 = 2^{2/2}$$

$$T(3) = 5 > 2^{3/2} \approx 2^{3/2}$$

فرض استقراء: یک روش برای فرض استقراء این است که درنظر بگیریم برای هر $m < n$ این عبارت درست است. آنگاه در گام استقراء نشان می‌دهیم که این عبارت برای هر n هم درست می‌باشد. این روشی است که در اثبات این تئوری در نظر گرفتیم. پس فرض می‌کنیم برای $n \leq m$ داریم:

$$T(m) > 2^{m/2}$$

گام استقراء: بایستی نشان دهیم که $T(n) > 2^{n/2}$. مقدار $T(n)$ برابر است با حاصل جمع $T(n-2)$ و $T(n-1)$ به اضافه یک (یک گره در ریشه). بنابراین،

$$\begin{aligned}
 T(n) &= T(n-2) + T(n-1) + 1 \\
 &> 2^{(n-1)/2} + 2^{(n-2)/2} + 1 \\
 &> 2^{(n-2)/2} + 2^{(n-2)/2} = 2 \times 2^{(n/2)-1} = 2^{n/2}
 \end{aligned}$$

(طبق فرض استقراء)

(همیت توسعه الگوریتم‌های کارا ۱۵)

ما ثابت نمودیم که تعداد عناصر محاسبه شده توسط الگوریتم ۱-۶ برای تعیین عنصر n ام فیبوناچی از 2^n بزرگتر است. برای مشخص نمودن عدم کارایی الگوریتم بازگشتی به این نتیجه رجوع خواهیم کرد. اما نخست یک الگوریتم کارا برای محاسبه عنصر n ام دنباله فیبوناچی طرح می‌کنیم. آنچنانکه در شکل ۱-۲ مشاهده می‌کنید، برای تعیین $fib(5)$ سه مرتبه $fib(2)$ محاسبه شده است؛ در صورتی که اگر هنگام محاسبه یک مقدار، آن را در آرایه‌ای ذخیره کنیم، آنگاه لزومی به محاسبه مجدد آن نیست. الگوریتم تکرار زیر از این تکنیک استفاده می‌کند.

الگوریتم ۱-۷ عنصر n ام فیبوناچی (تکرار)

مسئله: عنصر n ام دنباله فیبوناچی را تعیین کنید.

وروودی: یک عدد صحیح غیرمنفی n .

خروجی: $fib2$ ، عنصر n ام دنباله فیبوناچی.

```
int fib2 (int n)
{
    index i;
    int f[0..n];
    f[0] = 0;
    if (n > 0){
        f[1] = 1;
        for (i = 2; i <= n; i++)
            f[i] = f[i-1] + f[i-2];
    }
    return f[n];
}
```

الگوریتم ۱-۷ می‌تواند بدون استفاده از آرایه نیز نوشته شود، چراکه در هر تکرار، تنها دو عنصر انتهای دنباله مورد نیاز هستند. لیکن استفاده از آرایه، وضوح خاصی به الگوریتم می‌بخشد. این الگوریتم برای تعیین $(n+1)$ عنصر اول را فقط یک بار محاسبه می‌کند. در جدول ۱-۲، مدت زمان لازم برای محاسبه فیبوناچی با استفاده از دو الگوریتم فوق و به ازاء مقادیر مختلف n با هم مقایسه شده‌اند. فرض بر این است که یک کامپیوتر فرضی، هر عنصر را در مدت زمان یک ثانیه محاسبه می‌کند. هنگامی که n برابر 80 می‌شود، الگوریتم ۱-۶ حداقل 18 دقیقه وقت می‌گیرد و زمانی که n برابر 120 می‌شود، محاسبه بیش از 36 سال طول می‌کشد که این مدت زمان برای یک انسان غیرقابل تحمل است. حتی اگر کامپیوتری ساخته شود که یک میلیارد مرتبه از کامپیوتر فرضی ما سریعتر باشد، محاسبه عنصر 200 ام بیش از 40000 سال طول می‌کشد. الگوریتم ۱-۶ در یک مدت زمان غیرقابل تحمل عملیات محاسباتی اش را انجام می‌دهد؛ مگر اینکه n عددی کوچکتر باشد. اما از طرف دیگر، الگوریتم ۱-۷، عنصر n ام فیبوناچی را در یک لحظه محاسبه می‌کند. این مقایسه می‌تواند اهمیت بررسی کارایی الگوریتم‌ها را به وضوح نشان دهد.

۱۶ الگوریتم‌ها: کارایی، قدرت و تحلیل، و ترتیب

جدول ۱-۲ یک مقایسه بین الگوریتم ۱-۶ و الگوریتم ۱-۷.

n	$n + 1$	$2^{n/2}$	Execution Time Using Algorithm 1.7	Lower Bound on Execution Time Using Algorithm 1.6
40	41	1,048,576	41 ns*	$1048 \mu\text{s}^{\dagger}$
60	61	1.1×10^9	61 ns	1 s
80	81	1.1×10^{12}	81 ns	18 min
100	101	1.1×10^{15}	101 ns	13 days
120	121	1.2×10^{18}	121 ns	36 years
160	161	1.2×10^{24}	161 ns	3.8×10^7 years
200	201	1.3×10^{30}	201 ns	4×10^{13} years

*1 ns = 10^{-9} second.†1 μs = 10^{-6} second.

الگوریتم ۱-۶، یک الگوریتم تقسیم و غلبه است. به خاطر دارید که تکنیک تقسیم و غلبه، یک الگوریتم بسیار کارا (الگوریتم ۱-۵: جستجوی دودویی) برای جستجو در یک آرایه مرتب ارائه نموده است. آنچنانکه در فصل ۲ نشان خواهیم داد، الگوریتم تقسیم و غلبه برای برخی مسائل بسیار کارا و برای برخی دیگر، غیرقابل تحمل و بسیار ناکاراخواهد بود. الگوریتم کارایی ما برای محاسبه عنصر a_m فیبوناچی (الگوریتم ۱-۷)، یک مثال از تکنیک برنامه‌نویسی پویا است که در فصل ۳ تشریح خواهد شد. پس همانطور که مشاهده می‌کنیم، انتخاب بهترین تکنیک برای نوشتن الگوریتم مسئله می‌تواند امری ضروری و بسیار اساسی باشد.

۱-۳ تحلیل الگوریتم‌ها

تعیین این نکته که یک الگوریتم با چه میزان کارایی مسئله را حل می‌کند، نیاز به تجزیه و تحلیل دارد. ما با مقایسه الگوریتم‌ها در بخش قبل، بررسی کارایی الگوریتم‌ها را مطرح کردیم. به هر ترتیب، تحلیل انجام شده، یک تحلیل غیراصولی بود. اما اکنون قصد داریم درباره اصطلاحات مورد استفاده در تحلیل الگوریتم‌ها و همچنین روش‌های استاندارد برای انجام این عمل بحث کنیم.

۱-۳-۱ تحلیل پیچیدگی زمانی

به منظور تجزیه و تحلیل کارایی یک الگوریتم در عنصر زمان، لزومی به تعیین دقیق تعداد چرخه‌های CPU نیست؛ چرا که چرخه CPU از ویژگیهای خاص کامپیوتری است که الگوریتم بر روی آن اجرا می‌شود. همچنین نیازی به شمارش دستوراتی که بر روی سیستم اجرا می‌شوند، وجود ندارد زیرا تعداد دستورات اجرایشونده، به زبان برنامه‌نویسی که الگوریتم را پیاده‌سازی کرده و به روش و مهارت برنامه‌نویس بستگی دارد. بطورکلی، در تحلیل الگوریتم ۱-۱ و الگوریتم ۱-۵ برای مقادیر مختلف n

تقلیل الکوریتمها ۱۷

(۱) تعداد عناصر آرایه است) دریافتیم که الگوریتم ۵-۱، بسیار کراتر از الگوریتم ۱-۱ است. در حالت کلی، زمان اجرای یک الگوریتم با افزایش ورودی، افزایش می‌یابد. به عبارت دیگر، زمان اجرا با تعداد دفعاتی که یک عمل مبنایی - نظیر یک دستور مقایسه - انجام می‌شود، رابطه مستقیم دارد. بنابراین، کارایی الگوریتم را به عنوان تابعی از اندازه ورودی، با تعیین تعداد دفعات انجام برخی عملیات اصلی، تجزیه و تحلیل می‌کنیم. این، یکی از تکنیکهای استاندارد تحلیل سیستم است.

برای بسیاری از الگوریتم‌ها، یافتن یک واحد ورودی - موسوم به اندازه ورودی - مشکل نیست. به عنوان مثال، الگوریتم‌های ۱-۱ (جستجوی ترتیبی)، ۱-۲ (جمع عناصر آرایه)، ۱-۳ (مرتب‌سازی جایگزینی) و ۱-۵ (جستجوی دودویی) را در نظر بگیرید. تعداد عناصر آرایه در این الگوریتم‌ها، یک مقدار ساده برای ورودی است که به همین دلیل به آن اندازه ورودی می‌گوییم. در الگوریتم ۱-۴ (ضرب ماتریسی)، تعداد سطرها و ستونهای آرایه، به عنوان اندازه ورودی معرفی شده است. در برخی از الگوریتم‌ها، مناسب‌تر است که دو واحد ورودی به عنوان اندازه ورودی در نظر گرفته شود. برای مثال، زمانی که ورودی الگوریتم، یک گراف باشد، می‌بایست تعداد رئوس گراف و تعداد لبه‌های آن را برای الگوریتم مشخص کنیم. لذا اندازه ورودی شامل هر دو پارامتر می‌باشد.

گاهی اوقات لازم است در معرفی یک پارامتر به عنوان اندازه ورودی احتیاط زیادی به عمل آوریم. برای مثال، شاید نکر می‌کنید که در الگوریتم ۱-۶ (عنصر π ام فیبوناچی، بازگشتی) و الگوریتم ۱-۷ (عنصر π ام فیبوناچی، تکرار)، مقدار n بایستی به عنوان اندازه ورودی معرفی شود. به هر حال، n یک ورودی است، نه اندازه ورودی. برای این الگوریتم، یک واحد قابل قبول برای اندازه ورودی، تعداد نمادهای است که π را کددی کرده‌اند. اگر برای نمایش اعداد از سیستم دودویی استفاده کنیم، اندازه ورودی، تعداد بیت‌هایی است که برای معرفی π بکار می‌آیند که برابر است با $\lceil \lg n + 1 \rceil$. برای مثال،

$$\begin{array}{c} n = 1101_2 \\ \hline \text{بیت} \end{array}$$

بنابراین اندازه ورودی $n = 13 = 1101_2$ است. ما با تعیین تعداد عناصری که هر الگوریتم محاسبه می‌کند، بیشتر را نسبت به کارایی نسبی در الگوریتم بدست آورده‌ایم اما هنوز هم n را به عنوان اندازه ورودی نمی‌پذیریم. این نکته، در فصل ۹، وقتی که به جزئیات بیشتری از اندازه ورودی می‌پردازیم، بسیار مهم خواهد بود. تا آن زمان، استفاده از اندازه ورودی ساده‌ای نظیر تعداد عناصر یک آرایه برای مالکانی خواهد بود.

بعد از تعیین اندازه ورودی بایستی دستور یا دستوراتی را انتخاب کنیم که کل عملیات انجام شده توسط الگوریتم با تعداد دفعاتی که این دستور یا دستورات در الگوریتم اجرا می‌شوند، متناسب باشد. این دستور یا دستورات در الگوریتم، عمل مبنایی نامیده می‌شوند. به عنوان مثال، در الگوریتم‌های ۱-۱ و ۱-۵ دیدیم که مقدار n در هر گذر از حلقه، با یک عنصر از آرایه S مقایسه می‌شود. بنابراین، دستور مقایسه می‌تواند انتخاب خوبی برای مشخص نمودن عمل مبنایی در هر یک از این دو الگوریتم باشد. با تعیین

۱۸ الگوریتمها: کارایی، تبلیغ و تقلیل، و ترتیب

تعداد تکرارهای عمل مبنایی در الگوریتم‌ها با مقادیر مختلف n کارایی‌های نسبی دو الگوریتم به روشنی مشخص می‌شود.

در حالت کلی، تحلیل پیچیدگی زمانی یک الگوریتم، تعیین تعداد دفعاتی است که عمل مبنایی به ازاء هر یک از مقادیر اندازه ورودی انجام می‌شود. اگرچه نمی‌خواهیم به جزئیات پیاده‌سازی یک الگوریتم پردازیم، اما معمولاً فرض می‌کنیم که عمل مبنایی همواره در کارترین حالت ممکن پیاده‌سازی شده است. برای مثال، فرض کنید که در پیاده‌سازی الگوریتم ۱-۵، تنها یک مرتبه عمل مقایسه انجام شود. این حالت میان کارترین حالت ممکن برای انجام عمل مبنایی است. برای انتخاب عمل مبنایی، هیچ قاعده سریع و فوری وجود ندارد. همانطوریکه قبل از اشاره شد، ما معمولاً دستورات مربوط به ساختار کنترلی را درنظر نمی‌گیریم. به عنوان مثال، در الگوریتم ۱-۱، دستوراتی که عمل افزایش و مقایسه شاخص را به منظور کنترل حلقه while به عهده داشتند، درنظر نگرفتیم. گاهی اوقات کافی است به طور ساده، تنها یک گذر از حلقه را به عنوان یک مرتبه از اجرای عمل مبنایی بررسی کنیم. حتی شخص می‌تواند دستورالعمل ماشین را به عنوان یک مرتبه از اجرای عمل مبنایی در نظر بگیرد اما به دلیل اینکه ما می‌خواهیم تحلیلی مستقل از کامپیوتر داشته باشیم، لذا در این کتاب از آن استفاده نمی‌کنیم.

گاهی اوقات ممکن است بخواهیم دو عمل مبنایی مختلف را در یک الگوریتم بررسی کنیم. به عنوان مثال، در الگوریتمی که به وسیله مقایسه کلیدها عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهد، می‌خواهیم دستورالعمل مقایسه و دستورالعمل انتساب را به عنوان عمل مبنایی در نظر بگیریم. این بدین معنا نیست که دو دستورالعمل با هم عمل مبنایی را تشکیل می‌دهند، بلکه ما دو عمل مبنایی مجزا داریم؛ یعنی دستورالعمل مقایسه (فیاس) و دیگری دستورالعمل انتساب. مایه این دلیل اینکار را انجام می‌دهیم که در یک الگوریتم مرتب‌سازی، تعداد مقایسه‌های انجام شده با تعداد اجرای دستورات یکسان نیست. لذا با انتخاب دو عمل مبنایی در یک الگوریتم و تعیین تعداد اجرای هر یک از آنها، می‌توانیم آگاهی بیشتری نسبت به کارایی الگوریتم بدست آوریم.

به خاطر دارید که تحلیل پیچیدگی زمانی یک الگوریتم تعیین می‌کند که برای هر مقدار از اندازه ورودی، چند بار عمل مبنایی انجام می‌شود. در برخی حالات، تعداد دفعات اجرای عمل مبنایی، نه تنها به اندازه ورودی، بلکه به مقادیر ورودی نیز بستگی دارد. الگوریتم ۱-۱ (جستجوی ترتیبی)، از جمله این حالات است. برای مثال، اگر X اولین عنصر آرایه باشد، عمل مبنایی تنها یک مرتبه انجام می‌شود؛ در حالیکه اگر X در آرایه وجود نداشته باشد، عمل مبنایی n مرتبه اجرا می‌گردد. در حالت دیگر، نظری الگوریتم ۱-۲ (جمع عناصر آرایه)، عمل مبنایی برای هر نمونه از اندازه ورودی n به تعداد مشخص و یکسانی انجام می‌شود. در چنین حالتی، $T(n)$ میان تعداد عمل مبنایی است که الگوریتم به ازاء یک نمونه از اندازه ورودی n انجام می‌دهد. $T(n)$ را پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم و تعیین $T(n)$ را تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم می‌نامیم. مثالی از این تحلیل را در زیر آورده‌ایم:

19 تحلیل الگوریتمها

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۱-۲ (جمع عناصر آرایه)

غیر از دستورالعمل های کنترلی، تنها دستورالعمل موجود در حلقه همان است که یک عنصر آرایه را به `sum` اضافه می کند، لذا این دستور را به عنوان عمل مبنای در نظر می گیریم.

عمل مبنایی: افزودن یک عنصر آرایه به `sum`

اندازه ورودی: n تعداد عناصر موجود در آرایه.

بدون توجه به مقادیر n عنصر موجود در آرایه، همواره n گذراز حلقه `for` وجود خواهد داشت، بنابراین،

عمل مبنایی همواره n مرتبه انجام می شود و

$$T(n) = n$$

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۱-۳ (مرتب سازی تبادلی)

همانطور که قبلاً نیز اشاره شد، در حالتی که الگوریتم با مقایسه کلیدها عمل مرتب سازی را انجام می دهد، می توانیم دستورالعمل مقایسه یا دستورالعمل انتساب را به عنوان عمل مبنای در نظر بگیریم. در اینجا، تعداد مقایسات را مورد تجزیه و تحلیل قرار می دهیم:

عمل مبنایی: مقایسه $S[i]$ با $S[j]$

اندازه ورودی: n تعداد عناصری که باید مرتب شوند.

حال بایستی تعداد گذرهای موجود در حلقه `j` را تعیین کنیم. برای هر n معین، همواره تعداد $n-1$ گذراز حلقه `i` وجود دارد. در اولین گذراز حلقه `i` `for` $n-1$ گذراز حلقه `j` `for` در دومین گذراز حلقه `n-2` گذراز حلقه `j` `for` ... و در آخرین گذراز `j` `for`، تنها یک گذراز حلقه `j` `for` وجود خواهد داشت. بنابراین، تعداد کل گذرهای انجام شده از حلقه `j` `for` برابر است با:

$$T(n) = (n - 1) + (n - 2) + (n - 3) + \dots + 1 = \frac{n(n - 1)}{2}$$

حل معادله اخیر در مثال A-۱ از ضمیمه A بررسی شده است.

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۱-۴ (ضرب ماتریس ها)

تنها دستورالعملی که در حلقه `for` داخلی وجود دارد، همان است که یک عمل ضرب و یک عمل جمع را انجام می دهد و این امکان وجود دارد که الگوریتم با روشی بکار گرفته شود که در آن تعداد جمعها کمتر از تعداد ضربها انجام شده باشد، بنابراین ما تنها دستورالعمل ضرب را به عنوان عمل مبنای در نظر می گیریم.

عمل مبنایی: دستورالعمل ضرب در داخلی ترین حلقه `for`

اندازه ورودی: n تعداد سطرها و ستونها.

همواره n گذراز حلقه `i` وجود دارد که در هر گذراز آن، n گذراز حلقه `j` `for` و در هر گذراز حلقه `j` `for`

۲۰ الگوریتمها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترکیب

n گذرا از حلقة $for k$ صورت می‌پذیرد. چون عمل مبنایی در داخلی ترین حلقة یعنی حلقة k قرار دارد، لذا داریم:

$$T(n) = n \times n \times n = n^3$$

همانطوریکه قبل اشاره کردیم، عمل مبنایی در الگوریتم ۱-۱ برای همه نمونه‌های اندازه ورودی n به تعداد یکسانی انجام نشده است. بنابراین، نمی‌توانیم آن را دارای یک پیچیدگی زمانی حالت معمول بدانیم. این مطلب برای بسیاری از الگوریتم‌ها نیز صادق است. البته منظور ما این نیست که چنین الگوریتم‌های نمی‌توانند تجزیه و تحلیل شوند، چون هنوز سه روش دیگر نیز برای تحلیل الگوریتم‌ها وجود دارد. در این روش، $W(n)$ بعنوان حداکثر دفعات اجرای عمل مبنایی، و برای یک الگوریتم معین، تعیین (n) $W(n)$ پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم در نظر گرفته می‌شود. واضح است که اگر $T(n)$ وجود داشته باشد، $W(n) = T(n)$ خواهد بود. در زیر تحلیلی از (n) ، در حالتی که $T(n)$ وجود ندارد را آورده‌ایم:

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۱-۱ (جستجوی ترتیبی)

عمل مبنایی: مقایسه یک عنصر آرایه با x
اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر آرایه

عمل مبنایی، حداکثر n مرتبه انجام شده است و این حالتی است که x در آرایه وجود ندارد و یا x آخرین عنصر آرایه است. بنابراین،

$$W(n) = n$$

اگر چه تحلیل بدترین حالت، ما را از حداکثر زمانی که صرف الگوریتم می‌شود، آگاه می‌سازد؛ اما در بعض حالات، ممکن است به میانگین زمانی الگوریتم نیز علاقه‌مند باشیم. برای یک الگوریتم معین، $A(n)$ به عنوان میانگین (مقدار مورد انتظار) تعداد دفعاتی که الگوریتم، عمل مبنایی را به ازاء هر اندازه ورودی n اجر می‌کند، معرفی شده و تعیین آن را پیچیدگی زمانی حالت میانی الگوریتم می‌نامیم. همانند حالت ذکر شده برای $W(n)$ ، اگر $T(n)$ وجود داشته باشد، آنگاه $A(n) = T(n)$ خواهد بود. برای محاسبه (n) ، لازم است که احتمالاتی را به تمام ورودیهای ممکن به اندازه n نسبت دهیم. این احتمالات باید بر اساس تمام اطلاعات موجود باشد. به عنوان مثال، تحلیل بعدی ما، یک تحلیل حالت میانی برای الگوریتم ۱-۱ خواهد بود. فرض بر این است که در صورت وجود x در آرایه، x با احتمالهای یکسان در اندیشهای مختلف آرایه جای می‌گیرد. لذا اگر بدانیم که ممکن است x تنها در بعضی از مکانهای آرایه حضور داشته باشد، هیچ دلیلی برای ترجیح یک اندیس آرایه به اندیس دیگر وجود وجود نخواهد داشت. بنابراین، می‌توانیم پذیریم که احتمالات مساوی به تمام اندیشهای آرایه نسبت داده شود.

۲۱ تحلیل الکترونیک

این بدهی معناست که ما سعی داریم میانگین زمان جستجو را برای زمانی که تعداد یکسانی عنصر مورد جستجو قرار می‌گیرند، تعیین کنیم. اگر ما اطلاعاتی داشته باشیم مبنی بر این که ورودیها، طبق توزیع فرض شده نخواهند رسید، نبایستی چنین توزیعی را در تحلیل الگوریتم به کار بگیریم. برای مثال، اگر آرایه‌ای شامل اسمی افراد باشد و ما در جستجوی نامهایی باشیم که به طور تصادفی از مردم ایالات متحده انتخاب شده‌اند، بالطبع اندیس با محتوای نام متداول John بیشتر از اندیس با محتوای نام غیرمتداول Felix جستجو خواهد شد (برای بحث تصادف، به بخش A-۸-۱ از ضمیمه A مراجعه کنید). لذا ما نبایستی از این اطلاعات چشم پوش کرده و فرض کنیم که همه اندیسها با هم یکسانند. همانطوری که مشاهده خواهید کرد، معمولاً تحلیل حالت میانی مشکل‌تر از تحلیل بدترین حالت است.

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت میانی الگوریتم ۱-۱ (جستجوی ترتیبی)

عمل مبنایی: مقایسه یک عنصر آرایه با x

اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر موجود در آرایه.

ابتدا مسئله را در حالت تحلیل می‌کنیم که می‌دانیم عنصر x حتماً در آرایه وجود دارد. همه عناصر آرایه S به صورت مجزا هستند و هیچ دلیلی وجود ندارد که احتمال x در یک اندیس آرایه را بیشتر از اندیس دیگر بدانیم. براساس این اطلاعات، برای $1 \leq k \leq n$ ، احتمال اینکه x در اندیس k ام باشد برابر $\frac{1}{n}$ است. اگر x در اندیس k ام باشد، تعداد دفعاتی که عمل مبنایی باید اجرا شود تا محل x در آرایه مشخص شود (و از حلقه خارج شود) برابر k است و این موضوع بدهی معناست که پیچیدگی زمانی حالت میانی برابر است با:

$$A(n) = \sum_{k=1}^n (k \times \frac{1}{n}) = \frac{1}{n} \times \sum_{k=1}^n k = \frac{1}{n} \times \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n+1}{2}$$

سومین تساوی در مثال A-۱ از ضمیمه A بررسی شده است. بنابراین انتظار داریم براساس میانگین بدست آمده، حدود نیمی از آرایه جستجو شود.

در ادامه، مسئله را در حالت تحلیل می‌کنیم که ممکن است x در آرایه وجود نداشته باشد. برای تحلیل این حالت، فرض می‌کنیم که احتمال اینکه x در آرایه موجود باشد، برابر P بوده و در صورت وجود x در آرایه، احتمال اینکه در هر یک از اندیس‌های ۱ تا n جای گیرد، یکسان باشد. بدهی ترتیب، احتمال اینکه x در اندیس k ام آرایه باشد برابر است با $\frac{P}{n}$ و احتمال اینکه x در آرایه نباشد برابر است با $1 - P$. یادآور می‌شویم که بایستی k ‌گذر از حلقه انجام شود تا به عنصر x در اندیس k ام دست یابیم یا n ‌گذر از حلقه صورت گیرد تا بس بیزیم که x در آرایه موجود نیست. بنابراین پیچیدگی زمانی حالت میانی برابر است با:

$$A(n) = \sum_{k=1}^n (k \times \frac{P}{n}) + n(1-P) = \frac{P}{n} \times \frac{n(n+1)}{2} + n(1-P) = n(1 - \frac{P}{2}) + \frac{P}{2}$$

اگر $P = 1$ باشد، آنگاه $A(n) = (n+1)/2$ و اگر $P = 1/2$ باشد، آنگاه $A(n) = 3n/4 + 1/4$ خواهد شد؛ یعنی به طور میانگین، در حدود $3/4$ از آرایه باید مورد جستجو قرار گیرد.

۲۲ الگوریتم ها: کاربری، تجزیه و تقلیل، و ترکیب

اگر چه یک میانگین، اغلب به عنوان یک رخداد خاص مطرح می شود. اما در تفسیر میانگین به این صورت بایستی بسیار دقیق باشیم. برای مثال، یک هواشناس ممکن است بگوید که در یک ۲۵ ژانویه خاص، دمای هوا در شیکاگو ۲۲ درجه فارنهایت است چون میانگین دمای هوا در ۸۰ سال گذشته در این تاریخ، ۲۲ درجه فارنهایت بوده است و یا روزنامه ای بتونیسد که درآمد یک خانواده خاص در Evanston برابر ۵۰،۰۰۰ دلار است چون میانگین درآمد خانواده های این شهر ۵۰،۰۰۰ دلار است. ما تنها زمانی می توانیم یک میانگین را به عنوان یک رخداد خاص در نظر بگیریم که حالت های حقیقی، خیلی دور از مقدار میانگین نباشد؛ به عبارتی، تنها زمانی که انحراف معیار مقداری کوچک باشد. لذا ممکن است دمای هوا روز ۲۵ ژانویه بیشتر باشد. شهر Evanston، اجتماعی از خانواده های ثروتمند و فقیر است و احتمال اینکه درآمد خانواده ای ۱۰۰،۰۰۰ و یا ۲۰۰،۰۰۰ دلار در سال باشد، بیشتر از ۵۰،۰۰۰ دلار در سال است.

با مروری بر تحلیل گذشته، $A(n)$ وقتی برابر $\frac{2}{n+1}$ است که x در آرایه وجود داشته باشد. این مورد به عنوان یک نمونه خاص از زمان جستجو نیست زیرا تمامی این موارد با توزیعی یکنواخت بین ۱ و n قرار دارند. چنین نگرشی در مورد الگوریتم هایی که با زمان پاسخ سروکار دارند، بسیار حائز اهمیت است. برای مثال، سیستم هشدار دهنده یک راکتور هسته ای را در نظر بگیرید. در صورت وجود حتی یک زمان پاسخ بد، تتابع بدست آمده فاجعه امیز خواهد بود. بنابراین، دانستن این نکته که آیا میانگین زمانهای پاسخ برابر با ۳ ثانیه است، قابل توجه خواهد بود؛ زیرا به این نکته بسیار بحیثیت که تمام واکنشها در مدت زمانی حدود ۳ ثانیه انجام شده و یا اینکه بیشتر آنها در یک ثانیه و بیشتر دیگر در ۶۰ ثانیه انجام می شوند. یک مورد دیگر در تحلیل پیچیدگی زمانی، تعیین حداقل تعداد دفعاتی است که یک عمل مبنایی انجام می شود. در یک الگوریتم در حال بررسی، $B(n)$ نشان دهنده حداقل تعداد دفعات اجرای عمل مبنایی به ازاء ورودی n است. به همین دلیل، تعیین $B(n)$ پیچیدگی زمانی بهترین حالت الگوریتم نامیده می شود. همانند حالات $W(n)$ و $A(n)$ اگر $T(n) = B(n)$ وجود داشته باشد، آنگاه $T(n) = B(n)$ باشد.

تحلیل پیچیدگی زمانی بهترین حالت الگوریتم ۱-۱ (جستجوی ترتیبی)

عمل مبنایی: مقایسه یک عنصر آرایه با x
اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر آرایه.

از آنجاییکه $n \geq 1$ است، لذا بایستی حداقل یک گذر از حلقه وجود داشته باشد و اگر $|S| = 1$ باشد بدون توجه به مقدار اندازه ورودی n ، تنها یک گذر از حلقه وجود خواهد داشت. بنابراین،

$$B(n) = 1$$

برای الگوریتم هایی که پیچیدگی زمانی حالت معمول ندارند، اغلب از تحلیل های بدترین حالت و حالت میانی استفاده می کنیم. یک تحلیل حالت میانی بسیار با ارزش است زیرا به ما اطلاعاتی در مورد مقدار زمان صرف شده برای اجرای الگوریتم با ورودی های مختلف ارائه می دهد. این موضوع،

۲۳ تفکلهای کوئیمها

برای الگوریتم هایی نظریه الگوریتم مرتب سازی که مکرراً برای همه ورودیهای ممکن بکار گرفته می شود، مفید می باشد. اغلب، یک مرتب سازی نسبتاً کند بشرطی قابل تحمل است که میانگین زمان مرتب سازی آن، خوب باشد. در بخش ۴-۲، الگوریتم را به نام مرتب سازی سریع بررسی خواهیم کرد که دقیقاً این مورد درباره آن صدق می کند. این الگوریتم، یکی از متداول ترین الگوریتم های مرتب سازی است. آنچنانکه قبل از اشاره شد، یک تحلیل حالت میانی برای سیستم هشدار دهنده راکتور هسته ای نمی تواند کافی باشد. در این حالت تحلیل بدترین حالت بسیار مفید است زیرا بالاترین حد زمانی که سیستم صرف بکارگیری الگوریتم می کند را نشان می دهد. برای هر دو مثال فوق، تحلیل بهترین حالت بسیار کم ارزش است.

ما فقط در مورد تحلیل پیچیدگی زمانی یک الگوریتم بحث کردیم. توجه داریم که کارایی الگوریتمها، به تحلیل پیچیدگی حافظه ای نیز بستگی دارد. با وجود اینکه بیشتر مباحث این کتاب در تحلیل پیچیدگی زمانی است، در یک فرصت مناسب تحلیل پیچیدگی حافظه را نیز بررسی خواهیم کرد. به طور کلی، یک تابع پیچیدگی می تواند هر تابعی از اعداد صحیح غیر منفی به اعداد حقیقی غیر منفی باشد. هر گاه در تحلیل برخی از الگوریتم های خاص به پیچیدگی زمانی یا پیچیدگی حافظه اشاره نشود، معمولاً از توابع استانداری نظری (n) و $f(n)$ به عنوان تابع پیچیدگی استفاده می شود.

مثال ۱-۶ نوع

$$\begin{aligned}f(n) &= n \\f(n) &= n^2 \\f(n) &= \lg n \\f(n) &= 3n^2 + 4n\end{aligned}$$

همگی مثالهایی از توابع پیچیدگی هستند زیرا تمامی آنها تابعی از اعداد صحیح غیر منفی به اعداد حقیقی غیر منفی می باشند.

۱-۳-۲ استفاده از تئوری

گاهی لازم است که در هنگام بکارگیری تئوری تحلیل یک الگوریتم، به مواردی چون مدت زمان اجرای عمل مبنایی، دستورات سربار و دستورات کنترلی کامپیوتری که الگوریتم را به کار گرفته است نیز توجه شود. "دستورات سربار" به دستوراتی نظری مقداردهی اولیه دستورات قبل از یک حلقه اطلاق می گردد. تعداد دفعات اجرای این دستورات با بزرگتر شدن اندازه ورودی، افزایش نمی یابد. "دستورات کنترلی"، به دستوراتی نظری افزایش مقدار شاخص به منظور کنترل حلقه اطلاق می شود که تعداد دفعات اجرای این دستورات، برخلاف دستورات سربار، با بزرگتر شدن اندازه ورودی افزایش می یابد. عمل مبنایی،

۲۴ الگوریتمها: کارایی، تبلیغ و تقلیل، و ترتیب

دستورات سربار و دستورات کترلی همگی از خصوصیات یک الگوریتم و پیاده‌سازی آن هستند، نه از خصوصیات مسئله. به عبارت دیگر، این مفاهیم برای هر دو الگوریتمی که برای یک مسئله ارائه می‌شوند، متفاوت خواهند بود.

فرض کنید که برای یک مسئله، دو الگوریتم با پیچیدگی‌های زمانی حالت معمول n^2 و 2^n ارائه شده است (الگوریتم اول کاراتر به نظر می‌رسد) و کامپیوتر اجرائی‌ترین الگوریتم‌ها، عمل مبنایی الگوریتم اول را 1000 مرتبه طولانی‌تر (کندتر) از عمل مبنایی الگوریتم دوم پردازش می‌کند. وقتی صحبت از پردازش می‌کنیم، بایستی زمان اجرای دستورات کترلی را نیز در نظر بگیریم. بنابراین، اگر t مدت زمان لازم برای یک بار پردازش عمل مبنایی در الگوریتم دوم باشد، $1000t$ مدت زمانی است که الگوریتم اول برای یک بار پردازش عمل مبنایی‌اش صرف می‌کند. برای ساده‌تر شدن مسئله، از محاسبه 2^n زمان مورد نیاز برای دستورات سربار در هر دو الگوریتم صرف نظر می‌کنیم. بدین ترتیب، مدت زمان لازم برای پردازش الگوریتم اول با اندازه ورودی n برابر $n^2 \times t$ و این مدت زمان برای الگوریتم دوم برابر $2^n \times t$ می‌باشد. تعیین اینکه چه وقت الگوریتم اول کاراتر است، مستلزم حل نامعادله زیر است:

$$n^2 \times t > n \times 1000t$$

با تقسیم طرفین نامساوی به $100t$ داریم:

$$n^2 > 1000$$

بنابراین اگر اندازه ورودی کوچکتر از 1000 باشد بایستی از الگوریتم دوم استفاده کنیم. پیش از ادامه بحث، باید به این نکته توجه کنیم که مشخص نمودن اینکه دقیقاً یک الگوریتم چه وقت از الگوریتم دیگر سریعتر است، همیشه کار آسانی نیست. گاهی اوقات بایستی از روش‌های تقریب‌زنی برای تحلیل نامساوی‌ها جهت مقایسه دو الگوریتم استفاده کنیم.

به خاطر دارید که در مثال فوق، مدت زمان لازم برای پردازش دستورات سربار را درنظر نگرفتیم. اگر این فرض وجود نداشت، می‌بایستی با درنظر گرفتن این دستورات، الگوریتم کاراتر را مشخص می‌کردیم.

۱-۳-۳ تحلیل درستی

در این کتاب، "تحلیل یک الگوریتم" به این معناست که کارایی الگوریتم، از لحاظ زمان و حافظه بررسی شود. انواع دیگری از تجزیه و تحلیل هم وجود دارند. برای مثال، ما می‌توانیم با اثبات این نکته که الگوریتم ما واقعاً همان کاری را انجام می‌دهد که پیش‌بینی می‌شود، صحت و درستی یک الگوریتم را تحلیل کنیم. با اینکه اغلب، بدون استفاده از منطق صوری نشان می‌دهیم که الگوریتم ما درست کار می‌کند و حتی گاهی اوقات آن را به اثبات می‌رسانیم، ولی به منظور آشنایی کامل با مبحث درستی یک الگوریتم، لازم است به مقالات Dijkstra (1976)، Gries (1981) یا Kingston (1990) نیز توجه کنید.

۱-۴ ترتیب (order)

نشان داده ایم که یک الگوریتم با پیچیدگی زمانی n برای مقادیر بزرگ n (بدون توجه به مدت زمان اجرای عمل مبنایی)، از الگوریتمی با پیچیدگی زمانی 2^n کاراتر است. فرض کنید برای یک مسئله، دو الگوریتم با پیچیدگی های زمانی حالت معمول $100n^2$ و $2^{n/2}$ ارائه شده است. با استفاده از روش قبلی می توانیم نشان دهیم که الگوریتم اول، در نهایت از الگوریتم دوم کاراتر است. برای مثال، با فرض اینکه مدت زمان لازم برای پردازش عملیات مبنایی و دستورات سریار در هر الگوریتم یکسان باشد، الگوریتم اول کاراتر خواهد بود اگر

$$100n^2 > 2^{n/2}$$

با تقسیم دو طرف نامساوی به $100 \cdot 2^{n/2} = 2^{n+5}$ داریم:

$$n > 10,000$$

اگر مدت زمان لازم برای پردازش عمل مبنایی در الگوریتم اول بیشتر از الگوریتم دوم باشد، آنگاه الگوریتم اول به ازاء برخی مقادیر بزرگتر الگاراتر می گردد.

الگوریتم هایی با پیچیدگی زمانی n و $100n^2$ ، به الگوریتم های زمان - خطی (linear-time) موسومند. به این دلیل که پیچیدگی زمانی آنها روی اندازه ورودی n به صورت خطی است؛ در حالیکه الگوریتم هایی با پیچیدگی زمانی 2^n و $2^{n/2}$ ، الگوریتم های زمان - مربعی (quadratic-time) نامیده می شوند. زیرا پیچیدگی زمانی آنها مربعی از اندازه ورودی n است. در اینجا یک اصل اساس مطرح است و آن اینکه یک الگوریتم زمان - خطی، نهایتاً از یک الگوریتم زمان - مربعی کاراتر است. در تحلیل تئوری یک الگوریتم، رفتار نهایی الگوریتم مورد توجه است. در ادامه خواهید دید که چگونه می توان الگوریتمها را براساس رفتار نهایی شان دسته بندی کرد.

۱-۴-۱ مقدمه ای بر ترتیب

توابع نظری $n^2 + 100n + 5$ و $5n^2 + 100$ ، به توابع مربعی محض (pure quadratic) موسومند زیرا در آنها اثری از عناصر خطی دیده نمی شود؛ در حالیکه تابع $n^2 + n + 100$ و $n^2 + 100 + n/2$ ، به دلیل وجود یک عنصر خطی، تابع مربعی کامل (complete quadratic) نامیده می شود. جدول ۱-۳، برتری عنصر درجه دوم را در این تابع نشان می دهد، یعنی مقادیر سایر عناصر در مقایسه با عنصر مربعی، نهایتاً (به ازاء مقادیر بزرگ n) کم ارزش و کم اهمیت می شود. بنابراین، اگرچه تابع $n^2 + n + 100$ و $n^2 + 100 + n/2$ یک تابع مربعی محض نیست، ولی می توانیم آن را در این گروه جای داده و اینچنان تعمیم دهیم که هر الگوریتمی که دارای چنین پیچیدگی زمانی باشد، می تواند به عنوان یک الگوریتم زمان - مربعی معرفی شود. به نظر می رسد که بتوانیم به هنگام طبقه بندی توابع پیچیدگی، عناصر با ترتیب پایین را کم اهمیت فرض کرده و آنها را در نظر نگیریم. برای مثال، می توانیم تابع $n^2 + 5n + 25$ و $n^3 + 10n^2 + n/2$ را با تابع مکعبی محض، در یک گروه طبقه بندی کنیم. به زودی، روشی کامل برای انجام این کار ارائه خواهیم داد؛ اما ابتدا اجازه دهید یک تصویر اولیه برای طبقه بندی توابع پیچیدگی ارائه دهیم.

۲۶ (الگوریتم‌ها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترتیب

جدول ۱-۳ عنصر مربعی در نهایت برتری می‌یابد.		
n	$0.1n^2$	$0.1n^2 + n + 100$
10	10	120
20	40	160
50	250	400
100	1,000	1,200
1000	100,000	101,100

مجموعه تابع پیچیدگی که می‌توانند با توابع مربعی محض طبقه‌بندی شوند، $\Theta(n^2)$ نامیده می‌شوند [علامت Θ (تا) یک حرف بزرگ یونانی است]. اگر یک تابع، عنصری از مجموعه $\Theta(n^2)$ باشد، می‌گوییم که آن تابع، یک ترتیب از n^2 است. برای مثال، چون می‌توانیم از عناصر با ترتیب پایین صرف نظر کنیم، لذا

$$g(n) = 5n^2 + 100n + 20 \in \Theta(n^2)$$

به این معنی که $g(n)$ ترتیبی از n^2 است. برای ازاینکه یک مثال واقعی تر، الگوریتم ۱-۳ (مرتب‌سازی تبادلی) را پادآور می‌شویم که پیچیدگی زمانی آن را به صورت $n(n - 1)/2$ بیان کرده‌ایم. از آنجاییکه $n(n - 1)/2 = n^2/2 - n/2$ است، لذا با کنار گذاشتن عنصر کم ترتیب $n/2$ می‌توان گفت که

$$T(n) \in \Theta(n^2)$$

هنگامی که پیچیدگی زمانی یک الگوریتم در $\Theta(n^2)$ است، الگوریتم را الگوریتم زمان-مربعی با الگوریتم $\Theta(n^2)$ می‌نامیم. مرتب‌سازی تبادلی، یک الگوریتم زمان-مربعی است. به طور مشابه، سری توابع پیچیدگی که می‌توانند به همراه توابع مکعبی کامل دسته‌بندی شوند، $\Theta(n^3)$ و یا ترتیب n^3 نامیده می‌شوند و الی آخر، ما به این سری‌ها، رده‌های پیچیدگی می‌گوییم. رده‌های زیر برخی از رایج‌ترین رده‌های پیچیدگی هستند:

$$\Theta(\lg n) \quad \Theta(n) \quad \Theta(n^2) \quad \Theta(n^3) \quad \Theta(2^n)$$

به این ترتیب، اگر $f(n)$ در رده‌ای واقع در سمت چپ رده شامل $g(n)$ باشد، آنگاه $f(n) \in \Theta(g(n))$ در روی نمودار، نهایتاً زیر $g(n)$ قرار می‌گیرد. شکل ۱-۲، ساده‌ترین اعفاء این رده را نشان می‌دهد: $n \lg n < n^2 < n^3$ و غیره. جدول ۱-۴، زمان اجرای الگوریتم‌هایی که پیچیدگی‌های زمانی آنها با این توابع بیان می‌شود را نشان می‌دهد. فرض کنید که پردازش عمل مبنایی برای هر الگوریتم، یک نانوثانیه 10^{-9} طول می‌کشد. این جدول نتایج‌های را نشان می‌دهد که شاید تعجب آور باشد. با توجه به جدول، احتمالاً به این نتیجه می‌رسیم که، همین که یک الگوریتم از نوع زمان-نمایی نباشد، برای ما کافی است. به هر حال، حتی یک الگوریتم زمان-مربعی برای پردازش یک نمونه با اندازه ورودی یک میلیارد، $31/7$ سال وقت می‌گیرد. در حالیکه الگوریتم $\Theta(n \lg n)$ تنها $29/9$ ثانیه برای پردازش چنین نمونه‌ای زمان صرف می‌کند.

جدول ۴-۱ زمانهای اجرا برای الگوریتم هایی با پیچیدگی زمانی معین.

n	$f(n) = \lg n$	$f(n) = n$	$f(n) = n \lg n$	$f(n) = n^2$	$f(n) = n^3$	$f(n) = 2^n$
10	0.003 μs^*	0.01 μs	0.033 μs	0.1 μs	1 μs	1 μs
20	0.004 μs	0.02 μs	0.086 μs	0.4 μs	8 μs	1 ms [†]
30	0.005 μs	0.03 μs	0.147 μs	0.9 μs	27 μs	1 s
40	0.005 μs	0.04 μs	0.213 μs	1.6 μs	64 μs	18.3 min
50	0.006 μs	0.05 μs	0.282 μs	2.5 μs	125 μs	13 days
10^2	0.007 μs	0.10 μs	0.664 μs	10 μs	1 ms	4×10^{13} years
10^3	0.010 μs	1.00 μs	9.966 μs	1 ms	1 s	
10^4	0.013 μs	10 μs	130 μs	100 ms	16.7 min	
10^5	0.017 μs	0.10 ms	1.67 ms	10 s	11.6 days	
10^6	0.020 μs	1 ms	19.93 ms	16.7 min	31.7 years	
10^7	0.023 μs	0.01 s	0.23 s	1.16 days	31,709 years	
10^8	0.027 μs	0.10 s	2.66 s	115.7 days	3.17 $\times 10^7$ years	
10^9	0.030 μs	1 s	29.90 s	31.7 years		

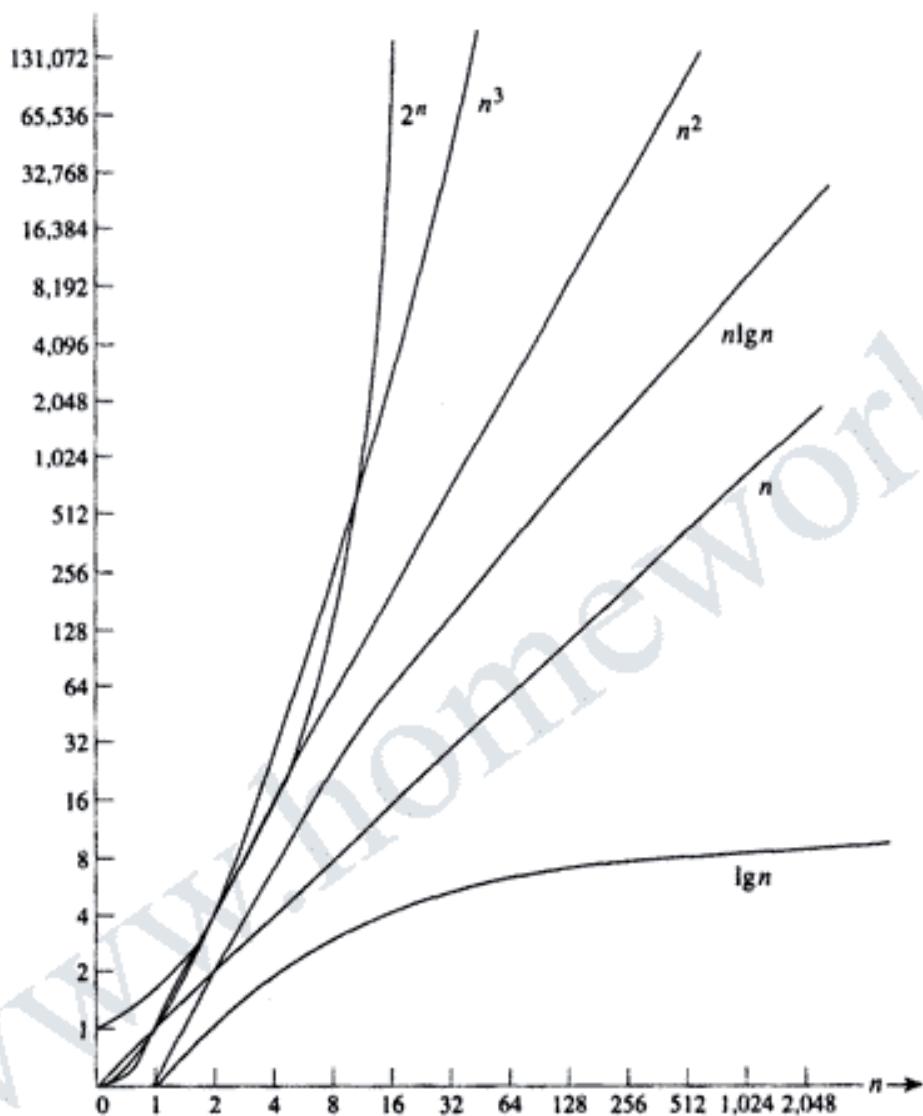
^{*}1 $\mu s = 10^{-6}$ second.[†]1 ms = 10^{-3} second.

بطور کلی، یک الگوریتم باید به شکل $(n \lg n) \Theta$ یا بهتر از آن باشد تا بتوانیم فرض کنیم که نمونه های بسیار بزرگ ورودی می توانند در مدت زمان قابل قبول حل شوند. البته این بدین معنا نیست که الگوریتم هایی که پیچیدگی های زمانی آنها در رده های بالاتر واقع است قابل استفاده و مفید نیست؛ بلکه الگوریتم های با پیچیدگی های زمانی درجه دوم، درجه سوم و حتی بالاتر، اغلب می توانند نمونه های عملی که در بسیاری از کاربردها به وجود می آیند را به خوبی جواب دهند.

قبل از پایان دادن به این بحث تأکید می کنیم که برای شناخت دقیق یک پیچیدگی زمانی، اطلاعاتی دقیق تر و جامع تر از شناخت ساده ترتیب آن نیز وجود دارد. برای مثال، الگوریتم های فرضی که قبل از درباره آنها بحث کردیم و دارای پیچیدگی های زمانی $100n^2$ و $100n^3$ بودند را درنظر می گیریم. اگر پردازش عملیات مبنایی و اجرای دستورالعمل های سربار در هر دو الگوریتم به یک اندازه طول پکشد، آنگاه الگوریتم زمان-مربعی برای نمونه های کوچکتر از 10000 ، کارانه خواهد بود. اگر در عمل، هیچگاه نمونه هایی بزرگتر از این نداشته باشیم، باقیمانده زمان-مربعی را پیاده سازی کنیم. ضرائب کمکی در این مثال بسیار بزرگ اند؛ درحالیکه در عمل، به این بزرگی نیستند. علاوه بر این، نمونه هایی وجود دارد که تعیین دقیق پیچیدگی های زمانی آنها بسیار مشکل است. لذا گاهی اوقات، تنها به تعیین ترتیب آنها راضی می شویم.

۲۸ الگوریتمها: کارایی، تقریب و تقلیل، و ترتیب

شکل ۱-۳ نرخ رشد برخی از توابع پیچیدگی متناول.



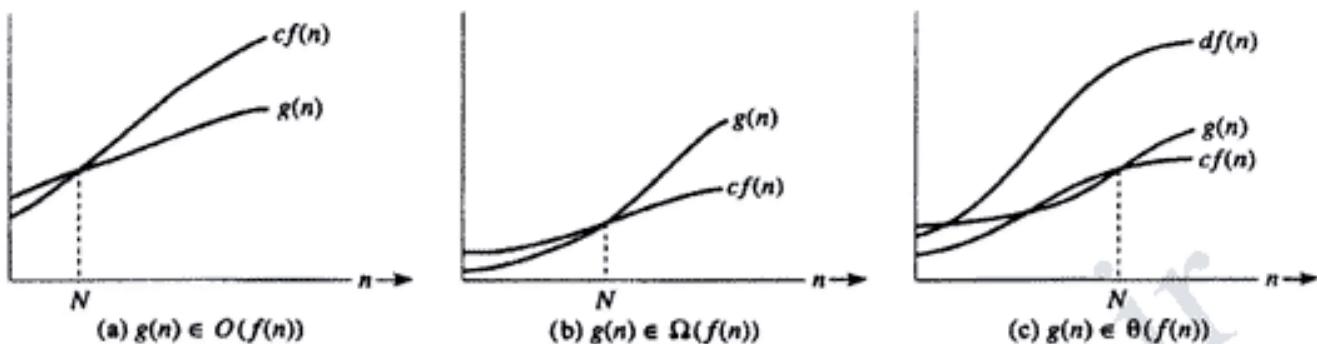
۱-۴-۲ معرفی کامل ترتیب

تا به حال مفاهیم و اشاراتی را درباره ترتیب (Θ) بیان داشتیم، حال سعی می‌کنیم که با طرح دو مفهوم اساسی و بنیادین تعریف دقیق و جامعی از ترتیب ارائه دهیم. اولین مفهوم، اویلین مفهوم، O یا "big O" بزرگ نام دارد.

تعریف برای تابع پیچیدگی مفروض $O(f(n))$ مجموعه‌ای از توابع پیچیدگی $g(n)$ است که برای آن ثابت مثبت و حقیقی C و عدد صحیح غیرمنفی N یافت می‌شود بطوری که به ازای تمامی مقادیر $n \geq N$:

$$g(n) \leq c \times f(n)$$

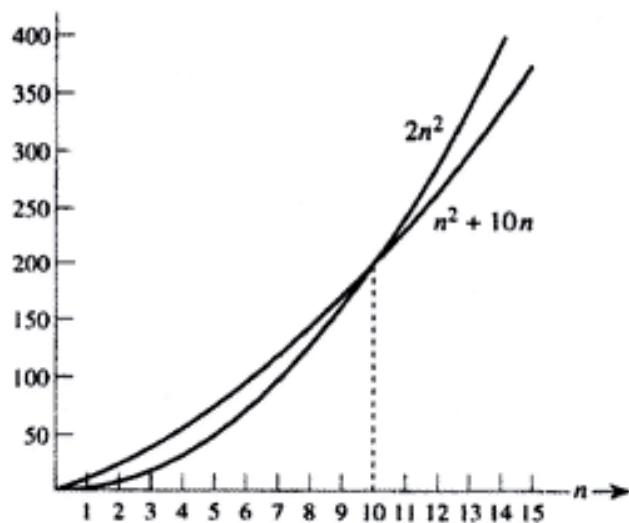
۲۹ ترتیب

شکل ۱-۴ پیچیدگی‌های زمانی O , Ω ، Θ و Θ .

اگر $g(n) \in O(f(n))$ باشد، می‌گوئیم $g(n) = O(f(n))$ یک big O از $f(n)$ است. شکل (a) "big O" را نشان می‌دهد. اگرچه در استاد $g(n)$ در بالای $cf(n)$ قرار دارد ولی در نهایت به زیر $cf(n)$ نزول کرده و در زیر آن نیز باقی خواهد ماند. شکل (b)، یک مثال حقیقی از آن را نشان می‌دهد. در این شکل، اگرچه $n^2 + 10n$ ابتدا در بالای $2n^2$ قرار دارد، ولی برای $n \geq 10$ داریم:

$$n^2 + 10n \leq 2n^2$$

بنابراین، می‌توانیم در تعریف big O بگیریم تا رابطه $n^2 + 10n \in O(n^2)$ و $N = 10$ بددست آید. اگر، به عنوان مثال، $g(n) = O(n^2)$ رودی ترتیب $g(n)$ سرانجام $g(n) \leq cn^2$ نمودار به زیر یک تابع مربعی محض مانند cn^2 نزول خواهد کرد. این بدين معناست که اگر $g(n) = O(n^2)$ پیچیدگی زمانی یک الگوریتم باشد، نهایتاً زمان اجرای الگوریتم، حداقل به سرعت یک نمونه درجه دومی

شکل ۱-۵ تابع $n^2 + 10n$ سرانجام در زیر تابع $2n^2$ قرار می‌گیرد.

٣٠ الگوریتم‌ها: کارایی، تجزیه و تقسیم، و ترتیب

خواهد بود. از نظر تحلیلی می‌توان گفت که در نهایت $(n)g$ حداقل به خوبی یک تابع مرتبی محسن می‌باشد. روش big O (و سایر روش‌هایی که به زودی معرفی می‌شوند) رفتارهای جانی یک تابع را توجیه می‌کنند، چراکه این روشها تنها با رفتارهای نهائی توابع سروکار داند. در این حالت می‌گوییم "روش big O" یک حد بالای مجانب بر یک تابع می‌نهد." در مثالهای زیر، به چند نمونه از توابع big O توجه کنید:

مثال ۱-۷ نشان می‌دهیم که $5n^2 \in O(n^2)$ است. از آنجاییکه برای $n \geq 0$ داریم

$$5n^2 \leq 5n^2$$

می‌توانیم c را برابر ۵ و N را برابر صفر بگیریم تا نتیجه مورد نظر حاصل می‌شود.

مثال ۱-۸ به خاطر دارید که پیچیدگی زمانی الگوریتم ۱-۳ ۱ برابر است با

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

و چون برای $n \geq 0$ داریم:

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2} \leq \frac{n(n)}{2} = \frac{1}{2}n^2$$

می‌توانیم c را برابر $1/2$ و N را برابر صفر بگیریم تا به نتیجه $T(n) \in O(n^2)$ برسیم.

مشکلی که اغلب دانشجویان با روش big O دارند این است که آنها به اشتباه فکر می‌کنند فقط بر یک c و یک N منحصر به فرد برای نشان دادن یک تابع به عنوان یک big O از تابع دیگر وجود دارد؛ در حالیکه به هیچ وجه چنین نیست. به خاطر دارید که شکل ۱-۵ (با استفاده از $c = 2$ و $N = 10$) نشان می‌داد که $n^2 + 10n \in O(n^2)$ است.

مثال ۱-۹ نشان می‌دهیم که $n^2 + 10n \in O(n^2)$ است. از آنجاییکه برای $n \geq 0$ داریم

$$n^2 + 10n \leq n^2 + 10n^2 = 11n^2$$

لذا با انتخاب $c = 11$ و $N = 1$ به نتیجه مطلوب خود می‌رسیم.

بطورکلی می‌توان روش big O را با هر دستکاری که لازم باشد تغییر داد تا واضح‌تر و ساده‌تر به نظر آید.

مثال ۱-۱۰ می‌توانیم نشان دهیم که $n^2 + 10n \in O(n^2 + 10n)$ است. از آنجاییکه برای $n \geq 0$ داریم

$$n \leq 1 \times (n^2 + 10n)$$

لذا با انتخاب $c = 1$ و $N = 0$ ، به نتیجه مطلوب می‌رسیم.

۳۱ ترتیب

هدف از این مثال اینست که توابع درون $O(n^2)$ لزوماً نباید یکی از توابع ساده‌ای باشد که در شکل ۱-۳ نشان داده شده است، بلکه می‌تواند هر تابع پیچیدگی باشد. اگر چه اغلب آنها را به صورت توابع ساده (نظیر توابع شکل ۱-۳) در نظر می‌گیریم.

مثال ۱-۱۱ می‌توانیم نشان دهیم که $O(n^2)$ است. از آنجاییکه برای $n \geq N$ داریم

$$n \leq 1 \times n^2$$

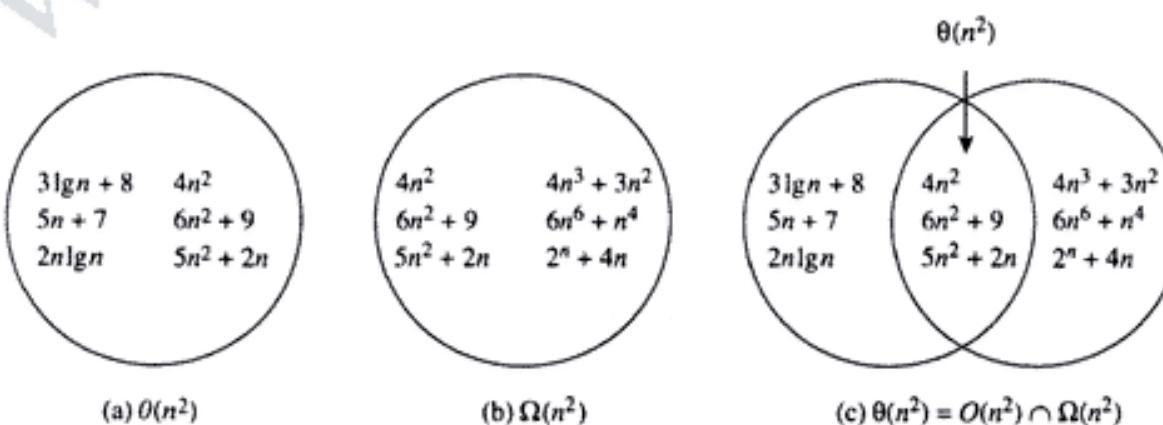
لذا با انتخاب $c = 1$ و $N = 1$ به نتیجه مطلوب خود می‌رسیم.

از مثال اخیر نتیجه می‌گیریم که لزومی ندارد یک تابع پیچیدگی حتماً یک عنصر درجه ۲ داشته باشد تا در $O(n^2)$ جای گیرد، بلکه بایستی نهایتاً روی نمودار در زیر برش خوب تابع مربعی محض قرار بگیرد. بنابراین، هر تابع پیچیدگی خطی یا لگاریتمی را می‌توان در $O(n^2)$ جای داد. به همین ترتیب، هر تابع پیچیدگی لگاریتمی، خطی یا درجه ۲ را می‌توان در $O(n^2)$ جای داد و همیطور الى آخر. شکل ۱-۶ چند نمونه از اعضاء $O(n^2)$ را نشان می‌دهد. همانطوری که $O(n^2)$ یک حد بالای مجذوب بر یک تابع پیچیدگی قرار می‌دهد، مفهوم زیر یک حد پایین مجذوب بر یک تابع پیچیدگی قرار می‌دهد.

تعريف برای یک تابع پیچیدگی $(f, g) \in \Omega(f(n))$ شامل مجموعه‌ای از توابع پیچیدگی (g) است که برای آن ثابت حقیقی مثبت c و عدد صحیح غیرمنفی N بافت می‌شود بطوری که به ازاء تمامی مقادیر $n \geq N$ داریم:

$$g(n) \geq c \times f(n)$$

علامت Ω (امگا) یک حرف بزرگ یونانی است. اگر $(f, g) \in \Omega(f(n))$ باشد، می‌گوییم که (f, g) امگانی است از شکل (b) ۱-۴، امگا را نشان می‌دهد. به مثالهای زیر توجه کنید:



شکل ۱-۶ مجموعه‌های $\Theta(n^2)$, $\Omega(n^2)$ و $O(n^2)$. چند نمونه از اعضاء آنها مشخص شده است.

۳۲ الگوریتمها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترکیب

مثال ۱-۱۲ نشان می دهیم که $n^2 \in \Omega(n^2)$ است. از آنچنانکه برای $n \geq 0$ داریم

$$n^2 \times 5n^2 \geq 1$$

لذا می توانیم ۵ را برابر ۱ و N را برابر صفر بگیریم تا نتیجه مطلوب حاصل گردد.

مثال ۱-۱۳ نشان می دهیم که $n^2 + 10n \in \Omega(n^2)$ است. چون برای $n \geq 0$ داریم

$$n^2 + 10n \geq n^2$$

لذا با انتخاب $c = 1$ و $N = 0$ به نتیجه مطلوب می رسیم.

مثال ۱-۱۴ پیچیدگی زمانی الگوریتم ۱-۳ (مرتب سازی تبادلی) را در نظر بگیرید. نشان می دهیم که

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2} \in \Omega(n^2)$$

برای $n \geq 2$ داریم:

$$n-1 \geq \frac{n}{2}$$

بنابراین، برای $n \geq 2$

$$\frac{n(n-1)}{2} \geq \frac{n}{2} \times \frac{n}{2} = \frac{1}{4}n^2$$

به این معنی که ما می توانیم با $1/4 = c$ و $N = 2$ به نتیجه مطلوب برسیم.

همانند "big O" در تعریف Ω نیز مقادیر ثابت منحصر به فردی برای c و N وجود ندارد و ما می توانیم هر کدام از آنها که موجب آسانتر شدن کار می شود را انتخاب نمائیم.

اگر یک تابع در $\Omega(n^2)$ باشد، سرانجام این تابع در روی نمودار، در بالای بخش توابع درجه دوم محض قرار می گیرد. از نظر تحلیلی، بدین معناست که آن تابع، حداقل به بدی یک تابع مریع محض خواهد شد. به هر حال، آنچنانکه در مثالهای زیر خواهد دید، لزومی ندارد که تابع حتی از درجه دوم باشد.

مثال ۱-۱۵ نشان می دهیم که $\Omega(n^2)$ است.

از آنچنانکه اگر $1 \geq n$ باشد، آنگاه $1 \times n^2 \geq n^2$ می شود، لذا با انتخاب $c = 1$ و $N = 0$ به جواب مسئله می رسیم.

شکل (b) ۱-۶ چند عضو از $\Omega(n^2)$ را به طور نمونه نشان می دهد.

اگر یک تابع، هم در $O(n^2)$ و هم در $\Omega(n^2)$ باشد، می توان نتیجه گرفت که تابع در روی نمودار، سرانجام در زیر بخشی توابع درجه دوم محض و در بالای بخشی توابع درجه دوم محض قرار می گیرد. یعنی می توان گفت که در نهایت آن تابع، حداقل به خوبی چند تابع درجه دوم محض و حداقل به بدی بخش توابع درجه دوم محض خواهد بود. بنابراین، می توان نتیجه گرفت که چنین تابعی مشابه با یک تابع درجه دوم محض رشد می کند و این دقیقاً همان نتیجه ای است که برای شناخت کامل ترتیب نیاز داریم.

تعريف برای تابع پیچیدگی مفروض $f(n)$

$$\Theta(f(n)) = O(f(n)) \cap \Omega(f(n))$$

این بدين معناست که $\Theta(f(n))$ مجموعه ای از توابع پیچیدگی $(n)g$ است که ثابت حبیق c و d و عدد صحیح غیرمنفی N برای آن یافت می شود بطوری که به ازاء همه مقادیر $n \geq N$ داریم:

$$c \times f(n) \leq g(n) \leq d \times f(n)$$

اگر $(n)g$ باشد، گوئیم $(n)g \in \Theta(f(n))$ یک ترتیب از $f(n)$ است.

مثال ۱-۱۶ یک بار دیگر پیچیدگی زمانی الگوریتم ۱-۳ را درنظر بگیرید. مثالهای ۱-۲، ۱-۸ و ۱-۱۴ ۱-۱۶ ثابت کردند که

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

هم در $O(n^2)$ و هم در $\Omega(n^2)$ قرار دارد. این بدين معناست که

$$T(n) \in O(n^2) \cap \Omega(n^2) = \Theta(n^2)$$

شکل (c) ۱-۶ نشان می دهد که $\Theta(n^2)$ از اشتراک $O(n^2)$ و $\Omega(n^2)$ بددست می آید. شکل (c) ۱-۴ نیز Θ را نشان داده است. در شکل (c) ۱-۶ توجه کنید که تابع $7 + 5n + 5n^2$ در $\Omega(n^2)$ و تابع $2 + 2n^2 + 4n^3$ در $O(n^3)$ نیست، لذا هیچ یک از این توابع در $\Theta(n^2)$ نخواهد بود. اگرچه این مطلب صحیح بنظر می رسد، اما هنوز آن را ثابت نکرده ایم. می خواهیم با استفاده از مثال نقض، این مطلب را ثابت کنیم.

مثال ۱-۱۷ با استفاده از برهان خلف نشان می دهیم که n در $\Omega(n^2)$ نیست.

در این نوع از برهان فرض می کنیم که برخی چیزها - در این حالت $n \in \Omega(n^2)$ - صحیح است، آنگاه با اعمال برخی قوانین به تتجههای متنه می شویم که درست نیست. یعنی اینکه تتجهه، خلاف آن چیزهایی می شود که ما درست فرض کرده بودیم و در نهایت به این تتجهه می رسیم که آنچه در ابتدا فرض کردیم، نمی تواند درست باشد.

فرض می کنیم که $n \in \Omega(n^2)$ است. در اینصورت باستثنی مقدار ثابت مثبت c و عدد صحیح غیرمنفی N وجود داشته باشد که برای تمام مقادیر $n \geq N$ شود. اگر طرفین این نامساوی را به cN تقسیم کنیم، برای $n \geq N$ خواهیم داشت:

$$\frac{1}{c} \geq n$$

در حالیکه این نامساوی نمی تواند برای مقادیر $n > 1/c$ صحیح باشد. به عبارت دیگر، نامساوی برای همه مقادیر $n \geq N$ درست نمی باشد. این تناقض ثابت می کند که n در $\Omega(n^2)$ نیست.

۳۴ (کورس‌ها: کارایی، تقلیه و تحلیل، و ترتیب

تعاریف دیگری نیز برای ترتیب وجود دارد که بیانگر روابطی نظریه‌آنچه که بین تابع n و تابع n^2 وجود دارد، می‌باشد.

تعریف برای تابع پیچیدگی مفروض $(f(n), g(n))$ مجموعه‌ای است از توابع پیچیدگی (n) ، که برای هر ثابت حقیقی مثبت c یک عدد صحیح غیرمنفی N یافت می‌شود بطوری که برای هر $n \geq N$

$$g(n) \leq c \times f(n)$$

اگر $(g(n) \in o(f(n)))$ باشد، آنگاه گوئیم که $g(n)$ یک o small یا o کوچک از $f(n)$ است. به یاد دارید که O به این معناست که باستانی ثابت حقیقی مثبت N برای برقراری نامساوی وجود داشته باشد (یعنی نامساوی، به ازاء برخی مقادیر حقیقی مثبت برقرار است). اما این تعریف می‌گوید که هر مقدار ثابت حقیقی مثبت c باید در نامساوی مذکور صدق کند. برای مثال، اگر $(g(n) \in o(f(n)))$ باشد، N ای وجود دارد بطوری که برای تمام مقادیر $n > N$ داشته باشیم:

$$g(n) \leq \dots / \dots \times f(n)$$

مشاهده می‌کنیم که با بزرگتر شدن مقدار n مقدار $g(n)$ نسبت به $f(n)$ ناچیز می‌گردد. از نظر تحلیلی می‌گوئیم که اگر $(g(n) \in o(f(n)))$ در $(O(f(n)))$ باشد، در اینصورت تابع $g(n)$ نهایتاً خیلی بهتر از توابعی نظریه $f(n)$ خواهد بود. مثالهای زیر این مطلب را تشریح می‌کنند.

مثال ۱-۱۸ نشان می‌دهیم که $n \in o(n^2)$ است.

اگر $c > 0$ باشد، آنگاه نیاز به پیدا کردن یک N داریم بطوری که برای هر $n \geq N$ داشته باشیم $n \leq cn^2$. اگر هر دو طرف نامساوی را به cn تقسیم کنیم، خواهیم داشت:

$$\frac{1}{c} \leq n$$

بنابراین، کافی است هر $1/c \geq N$ را انتخاب کنیم.

توجه داشته باشید که مقدار N به مقدار ثابت c وابسته است. برای مثال، اگر $1/1000 = c$ باشد، باستانی N را بزرگتر یا مساوی با $100,000$ در نظر بگیریم. یعنی برای $100,000 \geq n \geq N$ خواهیم داشت:

$$n \leq \dots / \dots \times n^2$$

مثال ۱-۱۹ می‌خواهیم نشان دهیم که n در $(o(5n))$ نیست.

با استفاده از برهان خلف این مطلب را ثابت می‌کنیم. فرض کنید که $1/6 = c$ است. اگر $(n \in o(5n))$ باشد، در اینصورت باستانی مقداری برای N وجود داشته باشد بطوری که برای هر $n \geq N$

$$n \leq \frac{1}{6} 5n = \frac{5}{6} n$$

این تناقض، نبودن n در $(o(5n))$ را ثابت می‌کند.

قضیه زیر رابطه $O(f(n))$ با مجانبهای دیگر به خوبی تشریح می‌کند.

قضیه ۱-۲ اگر $g(n) \in o(f(n))$ باشد، در اینصورت $g(n) \in O(f(n)) - \Omega(f(n))$

یعنی $g(n)$ در $O(f(n))$ است ولی در $\Omega(f(n))$ نیست.

البات: از آنجاییکه $g(n) \in O(f(n))$ است، لذا برای هر ثابت حقیقی مثبت c ، N ای وجود دارد بطوری که برای هر $n \geq N$ داریم:

$$g(n) \leq c \times f(n)$$

بدین معناکه این نامساوی برای برشی مقادیر c صادق است. بنابراین،

$$g(n) \in O(f(n))$$

با استفاده از برهان خلف نشان می‌دهیم که $g(n)$ در $\Omega(f(n))$ نیست. اگر $g(n) \in \Omega(f(n))$ باشد، آنگاه چند ثابت حقیقی $c > 0$ و برشی مقادیر N_1 ای وجود دارد بطوری که به ازاء هر $n > N_1$ داریم:

$$g(n) \geq c \times f(n)$$

اما چون $N_2 > N_1$ است، لذا N_2 ای وجود دارد به طوری که به ازاء هر $n \geq N_2$ داریم:

$$g(n) \leq \frac{c}{2} \times f(n)$$

هر دو نامساوی فوق بایستی برای های بزرگتر از N_1 و N_2 برقار باشند. این تنافض ثابت می‌کند که $g(n)$ نمی‌تواند در $\Omega(f(n))$ باشد.

ممکن است فکر کنید که $O(f(n)) - \Omega(f(n)) = o(f(n))$ باشند، اما این درست نیست؛ زیرا توابعی وجود دارند که در $O(f(n)) - \Omega(f(n))$ بوده، ولی در $o(f(n))$ نمی‌باشند. به مثال زیر توجه کنید.

مثال ۱-۲۰ تابع $g(n)$ را درنظر بگیرید:

$$g(n) = \begin{cases} n & \text{اگر } n \text{ زوج باشد} \\ 1 & \text{اگر } n \text{ فرد باشد} \end{cases}$$

به عنوان تمرین نشان دهید که $g(n) \in O(n) - \Omega(n)$ است اما $g(n) \in o(n)$ وجود ندارد.

زمانی که توابع پیچیدگی، پیچیدگی زمانی الگوریتمهای واقعی را نشان می‌دهند، معمولاً توابعی که در $O(f(n)) - \Omega(f(n))$ هستند، در $o(f(n))$ نیز وجود دارند.

۳۶ الگوریتم‌ها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترتیب

بیانید بیشتر در مورد Θ بحث کنیم. در تمرینات ثابت می‌کنیم که $(f(n) \in \Theta(g(n)))$ است اگر و فقط اگر $(g(n) \in \Theta(f(n)))$ باشد. برای مثال،

$$n^2 + 10n \in \Theta(n^2) \quad \text{و} \quad n^2 \in \Theta(n^2 + 10n)$$

این بدین معناست که Θ ، توابع پیچیدگی را به مجموعه‌هایی مجزا از هم تبدیل می‌کند. ما این مجموعه‌ها را رده‌های پیچیدگی می‌نامیم. برای سهولت، اغلب یک رده را با ساده‌ترین عضوش نشان می‌دهیم. رده پیچیدگی قبلی توسط $(n^2) \Theta$ نشان داده می‌شود. پیچیدگی زمانی برخی از الگوریتم‌ها، به همراه n افزایش نمی‌یابد. به عنوان مثال، همانطوری که می‌دانید پیچیدگی زمانی بهترین حالت $B(n)$ الگوریتم ۱-۱ برای هر مقدار n برابر یک می‌باشد. رده پیچیدگی که شامل چنین توابعی باشد را می‌توان به وسیله هر مقدار ثابتی نشان داد که برای سادگی، آن را با (Θ) نمایش می‌دهیم.

برخی از ویژگی‌های مهم ترتیب که تعیین ترتیب بسیاری از توابع پیچیدگی را آسان می‌سازد، در زیر آورده شده است. آنها را بدون اثبات بیان می‌کنیم؛ چرا که اثبات برخی از این ویژگی‌ها در تمرینات نهفته شده و اثبات برخی دیگر را می‌توانید از زیربخش‌های بعدی کتاب نتیجه گیری نمایید.

ویژگی‌های ترتیب:

-۱ اگر $g(n) \in O(f(n))$ است اگر و فقط اگر $f(n) \in \Omega(g(n))$ باشد.

-۲ اگر $g(n) \in \Theta(f(n))$ است اگر و فقط اگر $f(n) \in \Theta(g(n))$ باشد.

-۳ اگر $a > b > 1$ باشد، آنگاه $\log_a n \in \Theta(\log_b n)$ است.

این ویژگی نشان می‌دهد که همه توابع پیچیدگی لگاریتمی در یک رده پیچیدگی قرار دارند. ما این رده را با $(\lg n) \Theta$ نشان می‌هیم.

-۴ اگر $a > b > 1$ باشد، آنگاه $a^n \in o(b^n)$ است.

این ویژگی نشان می‌دهد که همه توابع پیچیدگی نمایی در یک رده پیچیدگی قرار ندارند.

-۵ برای هر $a > 1$ ، $a^n \in o(n!)$ است.

این ویژگی نشان می‌دهد $n!$ از تمامی توابع پیچیدگی نمایی بدتر می‌باشد.

-۶ به رده‌های پیچیدگی زیر نوجه کنید:

$$\Theta(\lg n) \quad \Theta(n) \quad \Theta(n \lg n) \quad \Theta(n^k) \quad \Theta(n^j) \quad \Theta(d^n) \quad \Theta(b^n) \quad \Theta(n!)$$

که در آن $b > a > 1$ ، $k > j > 1$ ، $d > 1$ می‌باشد. اگر یک تابع پیچیدگی $(f(n))$ در رده سمت چپ رده شامل $f(n) \in o(f(n))$ خواهد بود.

-۷ اگر $c > 0$ ، $c \geq 1$ باشد، آنگاه $c \times g(n) \in O(g(n))$ و $g(n) \in O(f(n))$ باشد، آنگاه $h(n) \in \Theta(f(n))$ باشد، آنگاه $c \times g(n) + d \times h(n) \in \Theta(f(n))$

مثال ۱-۲۱ ویژگی ۳ بیان می کند که تمامی توابع پیچیدگی لگاریتمی، در یک رده پیچیدگی قرار دارند. برای مثال،

$$\Theta(\log n) = \Theta(\lg n)$$

این بدین معناست که ارتباط بین $\lg n$ و $\log n$ مشابه ارتباط بین n^2 و $5n^2 + 5n$ می باشد.

مثال ۱-۲۲ ویژگی ۶ بیان می کند که نهایتاً هر تابع لگاریتمی بهتر از هر چند جمله ای و هر چند جمله ای بهتر از هر تابع

نمایی و هر تابع نمایی بهتر از هر تابع فاکتوریل خواهد بود. برای مثال،

$$\lg n \in o(n) \quad n^{10} \in o(3^n) \quad 3^n \in o(n!)$$

مثال ۱-۲۳ ویژگیهای ۶ و ۷ می توانند مکرراً استفاده شوند. به عنوان مثال، می توانیم با بکارگیری مکرر

ویژگیهای ۶ و ۷، نشان دهیم که $(\lg n + 10n \lg n + 7n^2) \in \Theta(n^2)$ داریم:

$$7n^2 \in \Theta(n^2)$$

که نتیجه می دهد

$$10n \lg n + 7n^2 \in \Theta(n^2)$$

که نتیجه می دهد

$$3 \lg n + 10n \lg n + 7n^2 \in \Theta(n^2)$$

که نتیجه می دهد

$$5n^2 + 3 \lg n + 10n \lg n + 7n^2 \in \Theta(n^2)$$

در عمل ما به ویژگی های ترتیب مراجعه نمی کنیم، بلکه به سادگی می توانیم از عناصر با ترتیب پایین صرف نظر کنیم. اگر بتوانیم پیچیدگی زمانی یک الگوریتم را دقیقاً بدست آوریم، می توانیم با رد کردن عنصر با ترتیب پایین، به سادگی ترتیب آن را بدست آوریم. هرگاه این روش امکان پذیر نباشد، می توانیم برای تعیین ترتیب، به تعریف O و Ω مراجعه کنیم. برای مثال، فرض کنید که برای الگوریتمی توانیم $T(n)$ یا $A(n)$ یا $B(n)$ و یا $W(n)$ را به طور دقیق بدست آوریم. اگر ما بتوانیم نشان دهیم که

$$T(n) \in O(f(n)) \quad , \quad T(n) \in \Omega(f(n))$$

آنگاه با توجه به تعاریف، می توانیم نتیجه بگیریم که $T(n) \in \Theta(f(n))$ است.

گاهی اوقات، نشان دادن $T(n) \in O(f(n))$ نسبتاً آسان است ولی تعیین اینکه آیا $T(n)$ در $f(n)$ در

وجود دارد یا خیر، کار مشکلی است. در اینگونه موارد ممکن است تنها به نشان دادن $T(n) \in O(f(n))$

بسته کنیم؛ چرا که این عبارت به طور ضمیمی بیان می کند که $T(n)$ حداقل به خوبی برعی توابع، نظری $f(n)$

است. به طور مشابه، ممکن است تنها به تعیین $T(n) \in \Omega(f(n))$ قانع شویم؛ چرا که این عبارت بیان

می کند که $T(n)$ حداقل به بدی برعی توابع، نظری $f(n)$ است.

در خاتمه مذکور می شویم که بعضی نویسنگان بجای $f(n) \in \Theta(n^2)$ می نویسند $f(n) = \Theta(n^2)$.

که هر دو به یک معنا است. همچنین مرسوم است که بجای $f(n) \in O(n^2)$ می نویسند $f(n) = O(n^2)$.

۳۸ الکوریتمها: کارلین، تجزیه و تحلیل، و ترتیب

• ۱-۴-۳ استفاده از حد برای تعیین ترتیب

من خواهیم نشان دهیم که چگونه می توان یک ترتیب را با استفاده از حد تعیین کرد. این بخش برای گسانی است که با حد و مشتق آشنائی با این موارد در جاهای دیگر این کتاب ضروری نیست.

قضیه ۱-۳ عبارت زیر را داریم:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{g(n)}{f(n)} = \begin{cases} c & \text{implies } g(n) \in O(f(n)) \text{ if } c > 0 \\ 0 & \text{implies } g(n) \in o(f(n)) \\ \infty & \text{implies } f(n) \in o(g(n)) \end{cases}$$

اثبات: اثبات این قضیه به عنوان یک تمرین آمده است.

مثال ۱-۲۴ قضیه ۱-۳ اشاره دارد به اینکه $n^{1/2} \in o(n^2)$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^{1/2}}{n^2} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2n} = 0$$

زیرا:

استفاده از قضیه ۱-۳ در مثال ۱-۲۴ جالب تیست زیرا جواب آن را می توان براحتی و بطور مستقیم تعیین کرد.

مثال ۱-۲۵ قضیه ۱-۳ اشاره می دهد که برای $a > b > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a^n}{b^n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{a}{b}\right)^n = \infty$$

زیرا

حد برابر صفر است زیرا $1 < a/b < \infty$ می باشد.

این، همان ویژگی چهارم از ویژگیهای تعریف است.

مثال ۱-۲۶ قضیه ۱-۳ اشاره دارد به اینکه برای $a > 0$

اگر $1 \leq a \leq n$ باشد، نتیجه جزئی و ناقص است. فرض کنید که $a > 1$ باشد. اگر n نیز به اندازه ای بزرگ باشد که

$$\frac{n}{2} > a^4$$

$$\frac{a^n}{n!} < \frac{a^n}{a^4 a^4 \cdots a^4} \leq \frac{a^n}{(a^4)^{n/2}} = \frac{a^n}{a^{2n}} = \left(\frac{1}{a}\right)^n$$

و چون $1 < a < \sqrt[n]{2}$ لذا $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a^n}{n!} = 0$ که همان ویژگی پنجم از ویژگیهای ترتیب است.

قضیه زیر که اثبات آن در بسیاری از متون ریاضی پیدا می شود، فوائد قضیه ۱-۳ را زیادتر می کند.

قضیه ۱-۴ قانون هوپیتال

اگر $f(x)$ و $g(x)$ دو تابع مختلف با مشتقات $f'(x)$ و $g'(x)$ باشند و اگر

$$\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = \lim_{x \rightarrow \infty} g(x) = \infty$$

آنگاه

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{g(x)} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f'(x)}{g'(x)}$$

است در صورتیکه در حد سمت راست وجود داشته باشد.

قضیه ۱-۴ برای توابع با مقادیر حقیقی می‌باشد. حال آنکه توابع پیچیدگی، توابع از نوع متغیرهای صحیح هستند. با وجود این، در بین توابع پیچیدگی توابع بسیاری (نظری $\lg n$ ، n^{α} و ...) نیز مشاهده‌ی شوند که از نوع متغیرهای حقیقی هستند علاوه بر این اگر تابع $f(x)$ تابع از متغیر حقیقی x باشد، آنگاه رای عدد صحیح n داریم

$$\lim_{x \rightarrow \infty} f(n) = \lim_{x \rightarrow \infty} f(x)$$

در صورتیکه حد سمت راست وجود داشته باشد. بنابراین می‌توانیم قضیه ۱-۴ را برای تحلیل پیچیدگی (همانند مثالهای فوق) بکار ببریم.

مثال ۱-۲۷ قضایای ۱-۴ و ۱-۳ نشان می‌دهند که $\lg n \in o(n)$

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{\lg x}{x} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{d(\lg x)/dx}{dx/dx} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{1/(x \ln 2)}{1} = 0. \quad \text{زیرا:}$$

مثال ۱-۲۸ قضایای ۱-۳ و ۱-۴ نشان می‌دهند که برای $a > 1, b > 1$

$$\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = \lim_{x \rightarrow \infty} g(x) = \infty$$

زیرا

که همان ویژگی سوم از ویژگی‌های ترتیب است.

۱-۵ سازمان کلی کتاب

هم اکنون آماده‌ایم تا الگوریتم‌های مختلفی را مورد تجزیه و تحلیل قرار دهیم. بیشتر بحثها، به جای مباحثت کاربردی، بر تکنیک‌ها استوارند. همانطوریکه قبلاً نیز اشاره شد، هدف از این بحث، بررسی مجموعه‌ای از روش‌هایی است که می‌توانند به عنوان راههای ممکن برای ورود به یک مسئله جدید مطرح شوند. فصل ۲، روشی موسوم به "تفصیل و غلبه" را مورد بررسی قرار می‌دهد. در فصل ۳، روش "برنامه‌نویس پربا" تشریح می‌شود. در فصل ۴، "الگوریتم‌های حریص" را بررسی می‌کنیم.

۴۰ الگوریتمها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترتیب

در فصل ۵، تکنیک "بک‌تراکینگ" (بازگشت به عقب) معرفی شده است و فصل ۶، روشی موسوم به "شاخه و حد" را مورد بررسی قرار می‌دهد. در فصلهای ۷ و ۸ به جای تجزیه و تحلیل الگوریتم‌ها، به تحلیل خود مسائل می‌پردازم. یک نمونه از آن که تحلیل پیچیدگی محاسباتی نامیده می‌شود، حد پائین پیچیدگی‌های زمانی را برای تمامی الگوریتم‌های یک مسئله بررسی می‌کند. فصل ۷ به بررسی مسئله مرتب‌سازی و فصل ۸ به بررسی مسئله جستجو می‌پردازد. فصل ۹ به یک سری مسائل خاص اختصاص داده شده است. این سری، شامل مسائلی است برای توجیه این نکته که تا به حال الگوریتمی ارائه نشده است که پیچیدگی زمانی بدترین حالت آن، بهتر از حالت نمایی باشد و البته هنوز هم کسی ثابت نکرده که ارائه چنین الگوریتمی غیر ممکن است. مطالعه اینگونه مسائل، فضای نسبتاً جدید و مهیجی را در علم کامپیوتر باز کرده است. تمامی الگوریتم‌های مطرح شده در نه فصل اول کتاب، برای کامپیوترهای ارائه شده‌اند که تنها یک رشته از دستورات را اجرا می‌کنند. با کاهش شدید قیمت سخت‌افزار کامپیوتر، پیشرفت جدیدی در توسعه کامپیوترهای موازی به وجود آمد. این کامپیوترها بیش از یک پردازنده دارند و همه پردازنده‌ها می‌توانند بطور همزمان و موازی، دستورالعملها را اجرا کنند. الگوریتمهایی که برای اینگونه از کامپیوترها طراحی و ارائه می‌شوند، "الگوریتمهای موازی" نامیده می‌شوند. فصل ۱۰، مقدمه‌ای بر این نوع از الگوریتمها است.

تمرینات

بخش ۱-۱

- ۱- الگوریتمی بنویسید که بزرگترین عدد را در یک لیست (یک آرایه) n عنصری پیدا کند.
- ۲- الگوریتمی بنویسید که n امین عدد کوچکتر را در یک لیست عنصری پیدا کند.
- ۳- الگوریتمی بنویسید که تمامی زیر مجموعه‌های سه عضوی یک مجموعه n عضوی را چاپ کند. اعضای این مجموعه، در لیستی که به عنوان پارامتر ورودی به الگوریتم داده شده است، قرار دارند.
- ۴- یک الگوریتم مرتب‌سازی درجی بنویسید که از روش جستجوی دودوبی برای یافتن محل درج عنصر بعدی استفاده کند.
- ۵- الگوریتمی بنویسید که بزرگترین مقسم علیه مشترک دو عدد صحیح را پیدا کند.
- ۶- الگوریتمی بنویسید که کوچکترین و بزرگترین عناصر یک لیست n عنصری را پیدا کند. سعی کنید که روش جستجوی شما، بیشتر از $1/n^2$ مقایسه نداشته باشد.
- ۷- الگوریتمی بنویسید که تعیین کند آیا یک درخت دودوبی تقریباً کامل، یک هرم (heap) است یا خیر.

بخش ۱-۲

- ۸- تحت چه شرایطی، جستجوی ترتیبی (الگوریتم ۱-۱) مناسب نیست؟
- ۹- یک مثال عملی ارائه دهید که در آن از روش مرتب‌سازی تبادلی (الگوریتم ۱-۳) استفاده شود.

تعریفات ۴۱

بخش ۱-۳

- ۱۰- عملیات مبنایی را برای الگوریتم های تمرینات ۱ تا ۷ مشخص نموده، کارایی این الگوریتم را مورد ارزیابی قرار دهد. اگر الگوریتمی پیچیدگی زمانی حالت معمول دارد، آن را مشخص کنید؛ در غیر اینصورت، پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم را تعیین نماید.
- ۱۱- پیچیدگی زمانی بدترین حالت، حالت میانی و بهترین حالت مرتب سازی درجی اصلی و مرتب سازی درجی تمرین ۴، که در آن از جستجوی دودوی استفاده شده است، را مشخص کنید.
- ۱۲- یک الگوریتم زمان-خطی بنویسید که عدد صحیح غیرتکراری بین ۱ تا ۵۰۰ را مرتب کند. راهنمائی: از یک آرایه ۵۰۰ عنصری استفاده کنید.
- ۱۳- الگوریتم A $100n^2$ عمل مبنایی و الگوریتم B $300\ln n$ عمل مبنایی را انجام می دهد. به ازاء چه مقداری از A الگوریتم B کارایی بهتری نسبت به الگوریتم A دارد؟
- ۱۴- برای مسئله ای با اندازه n دو الگوریتم با نامهای Alg1 و Alg2 وجود دارند. Alg1 در $2n$ میکرو ثانیه و Alg2 در $100n \log n$ میکرو ثانیه اجرا می شود. Alg1 برای پیاده سازی، به ۴ ساعت کار برنامه نویسی و ۲ دقیقه زمان CPU نیاز دارد. از طرف دیگر، Alg2 برای پیاده سازی، به ۱۵ ساعت کار برنامه نویسی و ۶ دقیقه زمان CPU نیاز دارد. اگر دستمزد برنامه نویسان برای هر ساعت کار، ۲۰ دلار باشد و هر دقیقه از کار CPU، ۵۰ دلار هزینه داشته باشد، یک نمونه مسئله با اندازه $n=500$ ، چند مرتبه بایستی به وسیله Alg2 حل شود تا هزینه این کار را توجه کند؟

بخش ۱-۴

- ۱۵- نشان دهد که $f(n) = n^2 + 2n^3 \in \Theta(n^3)$ است. به عبارتی با استفاده از تعاریف O و Ω نشان دهد که $f(n)$ هم در (n^2) O و هم در (n^3) Ω قرار دارد.
- ۱۶- با استفاده از تعاریف O و Ω نشان دهد که $6n^2 + 20n \in O(n^2)$ ، اما $6n^2 + 20n \notin \Omega(n^2)$.
- ۱۷- با استفاده از ویژگیهای ترتیب در بخش ۱-۴-۲ نشان دهد که
- $$5n^5 + 4n^4 + 6n^3 + 2n^2 + n + 7 \in \Theta(n^5)$$
- ۱۸- فرض کنید $P(n) = a_k n^k + a_{k-1} n^{k-1} + \dots + a_1 n + a_0$ که $a_k > 0$ است. با استفاده از ویژگیهای ترتیب در بخش ۱-۴-۲ نشان دهد که
- $$P(n) \in \Theta(n^k)$$

- ۱۹- توابع زیر را در ردۀ های پیچیدگی دسته بندی کنید:

$$\begin{aligned} n \ln n & \quad (\lg n)^5 & 5n^2 + 8n & n^{5/2} & n! & 3^n & n^n & n^n + \ln n \\ & \quad 5^{\lg n} & \quad (\lg !) & \quad (\lg n)! & \quad \sqrt{n} & \quad e^n & \quad 8n + 12 & \quad 10^n + n^{20} \end{aligned}$$

- ۲۰- ویژگیهای ۱، ۲، ۶ و ۷ از ویژگیهای ترتیب بخش ۱-۴-۲ را ثابت کنید.

۴۲ الگوریتمها: کارایی، تجزیه و تحلیل، و ترتیب

- ۲۱- ویژگیهای بازتابی، تقارن و تراکذاری را برای مقادیر O , Θ , Ω و \mathcal{O} بررسی کنید.
- ۲۲- فرض کنید کامپیوتری دارد که برای حل نمونه مسئله‌ای با اندازه $n = 1000$ به یک دقیقه زمان نیاز دارد. اگر کامپیووتر جدیدی خریدید که 1000 برابر سریعتر از قبلی عمل می‌کند، در یک دقیقه، یک نمونه با چه اندازه ورودی را می‌تواند حل کند؟ با فرض اینکه پیچیدگی‌های زمانی $T(n)$ زیر برای الگوریتم ما وجود دارند:

$$T(n) \in \Theta(n) \quad (a)$$

$$T(n) \in \Theta(n^2) \quad (b)$$

$$T(n) \in \Theta(1^n) \quad (c)$$

- ۲۳- صحبت جملات زیر را بررسی کنید:

$$\lg n \in O(n) \quad (a)$$

$$2^n \in \Omega(5^{\lg n}) \quad (b)$$

$$n \in O(n \lg n) \quad (c)$$

$$n \lg n \in O(n^2) \quad (d)$$

$$\lg^2 n \in o(n^{1.5}) \quad (e)$$

تمرینات اضافی

- ۲۵- پیچیدگی زمانی $T(n)$ حلقه‌های تودرتوی زیر چیست؟ فرض کنید که n توانی از ۲ است.

```

for(i = 1; i <= n; i++){
    j = n;
    while(j >= 1){
        <while>           // بدن حلقه Θ(n) نیاز دارد.
        j = ⌊j / 2⌋;
    }
}

```

- ۲۶- پیچیدگی زمانی $T(n)$ حلقه‌های تودرتوی زیر چیست؟ فرض کنید که n توانی از ۲ است.

```

i = n;
while(i >= 1){
    j = i;
    while(j <= n){
        <while>           // بدن حلقه Θ(n) نیاز دارد.
        j = 2 * j;
    }
    i = ⌊i / 2⌋;
}

```

تمرینات ۴۳

۲۷- الگوریتمی برای مسئله زیر ارائه دهید و پیچیدگی زمانی آن را تعیین کنید. یک لیست شامل n عنصر مثبت مجزا مفروض است، لیست را به دو زیرلیست تقسیم کنید بطوری که اندازه هر زیرلیست برابر $n/2$ باشد و اختلاف بین مجموع اعداد صحیح دو زیرلیست، حداقل شود. می توانید فرض کنید که n مضربی از ۲ است.

۲۸- یک الگوریتم $(n \lg n)$ ارائه دهید که باقیمانده تقسیم n بر P را محاسبه کند. می توانید n توانی از ۲ درنظر بگیرید ($n = 3^k$).

۲۹- توضیح دهید چه توابعی در مجموعه های زیر قرار می گیرند؟

$$(a) n^{o(1)}$$

$$(b) O(n^{o(1)})$$

$$(c) O(O(n^{o(1)}))$$

۳۰- نشان دهید که تابع $f(n) = |n^{\gamma} \sin n|$ در $O(n)$ قرار دارد و نه در $\Omega(n)$.

۳۱- الگوریتمی برای مسئله زیر بسپیسید. یک لیست با n عدد صحیح مثبت مجزا مفروض است. آن را طوری به دو زیر لیست به اندازه های $n/2$ تقسیم کنید که اختلاف بین مجموعه اعداد صحیح دو زیرلیست، حداقل شود. پیچیدگی زمانی الگوریتم را تعیین کنید. می توانید n را مضربی از ۲ درنظر بگیرید.

۳۲- می دانیم که الگوریتم ۱-۷ (n امین عنصر فیبوناچی، تکرار) در آن به صورت خطی است. آیا این الگوریتم یک الگوریتم زمان-خطی می باشد؟ در این الگوریتم، یک ورودی است و تعداد بیت‌هایی که برای کد کردن n بکار می روند، اندازه ورودی می باشند. نشان دهید که الگوریتم ۱-۷، بر حسب اندازه ورودی، به صورت زمان-نمایی است. همچنین نشان دهید که هر الگوریتمی که برای محاسبه n امین عنصر فیبوناچی نوشته شود، باید یک الگوریتم زمان-نمایی باشد زیرا اندازه خروجی به صورت نمایی از اندازه ورودی است. در بخش ۹-۲، پیچیدگی زمانی الگوریتم ۱-۶ (عنصر n ام فیبوناچی، بازگشتی) بر اساس اندازه ورودی آن تعیین می شود.

فصل ۲

تقسیم و غلبه (Divid-and-Conquer)



اولین روش طراحی الگوریتم‌ها، موسوم به تقسیم و غلبه، از استراتژی شگرف ناپلئون در جنگ استرلیتز در دوم سپتامبر ۱۸۰۵ الگویاری شده است. ارتش مشکل از نیروهای اتریش و روسیه بود که حدود ۱۵۰۰۰ سرباز بیش از سپاه ناپلئون نیرو داشت. نیروهای اتریشی - روسی در تدارک حمله به جناح راست ارتش فرانسه بودند که ناپلئون با پیش‌بینی حمله نیروهای متحاصل، سربازانش را به سمت مرکز نیروهای دشمن هدایت کرده و آنها را به دو قسمت تقسیم نمود. به دلیل عدم توانایی دو نیرو در غلبه بر ناپلئون، هر کدام از جناحهای دشمن متحمل خسارات سنگینی شده و ناگزیر به عقب نشینی شدند. ناپلئون توانست با تقسیم ارتش بزرگ به دو سپاه کوچکتر و غلبه بر هر کدام از این دو سپاه، بر ارتش بزرگ اتریشی - روسی پیروز شود.

روش تقسیم و غلبه، این استراتژی را در حل نمونه‌ای از یک مسئله به خدمت گرفت. بدین صورت که یک نمونه از یک مسئله را به دو یا چند قسمت کوچکتر تقسیم می‌کند. قسمتهای کوچکتر، معمولاً نمونه‌هایی از مسئله اصلی هستند. اگر جواب نمونه‌های کوچکتر به راحتی محاسبه شود، می‌توان جواب نمونه اصلی را با ترکیب این جوابها بدست آورد. اما اگر نمونه‌های کوچکتر هنوز آنقدر بزرگ هستند که

به سادگی حل نشوند، می‌توان آنها را به نمونه‌های کوچکتری تقسیم نمود. این فرآیند تقسیم نمونه‌ها، تا آنجا ادامه می‌یابد که برای هر نمونه کوچک بتوان جوابی را به سهولت بدست آورد.

روش تقسیم و غلبه، یک روش بالا به پائین است. بدینصورت که جواب یک نمونه سطح بالا از یک مسئله، با پائین رفتن و بدست آوردن جواب نمونه‌های کوچکتر حاصل می‌شود. شاید شما این روش را همان روشی بدانید که توسط روایه‌ای بازگشته به کار گرفته می‌شود. به خاطر داشته باشید که هنگام نوشتن روایه‌ای بازگشته، شخص در سطح حل مسئله فکر می‌کند و به سیستم اجازه می‌دهد که با استفاده از ساختار داده‌ای پشته، به جزئیات بدست آوردن جواب پردازد. ما نیز هنگام تشریح یک الگوریتم تقسیم و غلبه، در همین سطح فکر کرده و روایه را به صورت بازگشته می‌نویسیم. بعدها می‌توانیم در صورت امکان، با استفاده از تکرار و بدون یکارگیری روایه‌ای بازگشته، نسخه کارآمدتری از یک الگوریتم ارائه نماییم. اینک یا ارائه چند مثال، به معروفی روش تقسیم و غلبه می‌پردازیم. اولین مثال، جستجوی دودویی است.

۲-۱ جستجوی دودویی (Binary Search)

در بخش ۲-۱، الگوریتم جستجوی دودویی را با استفاده از روش تکرار بیان نمودیم (الگوریتم ۱-۵). در اینجا، شرح بازگشته آن را ارائه می‌دهیم چراکه بازگشت نمایانگر روش بالا به پائین است که در تقسیم و غلبه یکارگرفته می‌شود. همانطوریکه گفته شد، جستجوی دودویی برای جستجوی کلید X در یک آرایه مرتب غیرتزویی، آن را با عنصر میانی آرایه مقایسه می‌کند. اگر این دو با هم مساوی باشند، الگوریتم پایان می‌یابد. در غیر اینصورت، آرایه به دو آرایه کوچکتر (زیرآرایه) تقسیم می‌شود بطوری که یک زیرآرایه، شامل همه عناصر سمت چپ عنصر میانی و زیرآرایه دیگر، شامل همه عناصر سمت راست آن می‌باشد. اگر X کوچکتر از عنصر میانی باشد، این روند را برای زیرآرایه چپ بکار می‌گیریم. در غیر اینصورت، زیرآرایه راست مورد جستجو قرار خواهد گرفت. در ادامه، X با عنصر میانی زیرآرایه مورد نظر مقایسه می‌شود. اگر این دو مساوی بودند، الگوریتم حل شده است؛ وگرنه زیرآرایه به دو زیرآرایه دیگر تقسیم می‌شود. این روند تا زمانی ادامه می‌یابد که X پیدا شود و یا اینکه مشخص شود X در آرایه موجود نیست.

مراحل جستجوی دودویی را می‌توان به صورت زیر خلاصه نمود:

اگر X با عنصر میانی برابر باشد، خارج شوید. در غیر اینصورت،

۱- آرایه را به دو زیرآرایه مساوی تقسیم کنید. اگر X از عنصر میانی کوچکتر باشد، زیرآرایه چپ و در غیر اینصورت زیرآرایه راست را انتخاب نمائید.

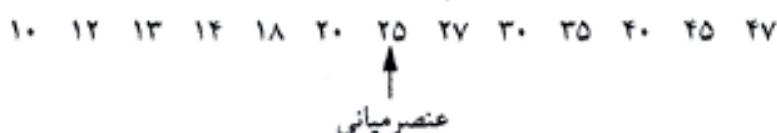
۲- زیرآرایه را حل (غلبه) کنید با تعیین این نکته که آیا X در زیرآرایه وجود دارد یا خیر. اگر زیرآرایه به اندازه کافی کوچک نباشد، از بازگشت برای انجام این کار استفاده کنید.

۳- جواب آرایه را از جواب زیرآرایه بدست آورید.

۴۶ تقسیم و غلبه

جستجوی دودویی، ساده‌ترین نوع الگوریتم تقسیم و غلبه است زیرا در آن، هر نمونه به یک نمونه کوچکتر تقسیم می‌شود. بنابراین، هیچ ترکیبی از جوابها وجود ندارد. به عبارتی دیگر، جواب نمونه اصلی همان جواب نمونه کوچکتر است. مثال زیر، جستجوی دودویی را نشان می‌دهد.

مثال ۲-۱ فرض کنید $x = 18$ و آرایه زیر را در اختیار داریم:



- ۱- آرایه را تقسیم می‌کنیم: از آنجاییکه $25 > x$ است، لذا بایستی زیرآرایه چپ را جستجو کنیم. یعنی

10	12	13	14	18	20
----	----	----	----	----	----

- ۲- زیرآرایه را با تعیین اینکه آیا x در آن وجود دارد یا خیر، حل می‌کنیم. (این کار توسط تقسیم بازگشتن زیرآرایه انجام می‌شود):
بله، x در زیرآرایه وجود دارد.
- ۳- جواب آرایه را از جواب زیرآرایه بدست می‌آوریم:
بله، x در آرایه وجود دارد.

در مرحله ۲، ما بسادگی فرض کردیم که جواب زیرآرایه قابل دسترسی بوده است و در مورد جزئیات چگونگی بدست آمدن جواب بحث نکردیم چراکه می‌خواستیم جواب را تنها در سطح حل مسئله نشان دهیم. بطور کلی، جهت ارائه الگوریتم بازگشتن بر روی یک مسئله، نیازمند موارد زیر هستیم:

- طرح یک روش، جهت دستیابی به جواب نمونه اصلی توسط جواب یک یا چند نمونه کوچکتر.
- تعیین شرط یا شرایط نهایی که نمونه یا نمونه‌های کوچکتر، به سهولت قابل حل باشند.
- تعیین جواب در شرط یا شرایط نهایی.

در این موارد نیازی نیست که به چگونگی بدست آوردن جواب پردازیم. در واقع، نگرانی از همین جزئیات است که گاهی طرح و توسعه یک الگوریتم بازگشتن پیچیده را مختلف می‌کند. شکل ۱-۲، مراحل جستجوی دودویی توسط یک انسان را نشان می‌دهد.

الگوریتم ۲-۱ جستجوی دودویی (بازگشتنی)

- مسئله: تعیین کنید که آیا x در آرایه مرتب S با اندازه ورودی n وجود دارد یا خیر؟
- ورودی: عدد صحیح مثبت n ، آرایه‌ای از کلیدها S با شاخصهایی از ۱ تا n (مرتب شده به صورت غیرنرولی)، کلید x .
- خروجی: location موقعیت x در آرایه S (صفرا، اگر x در S نباشد).

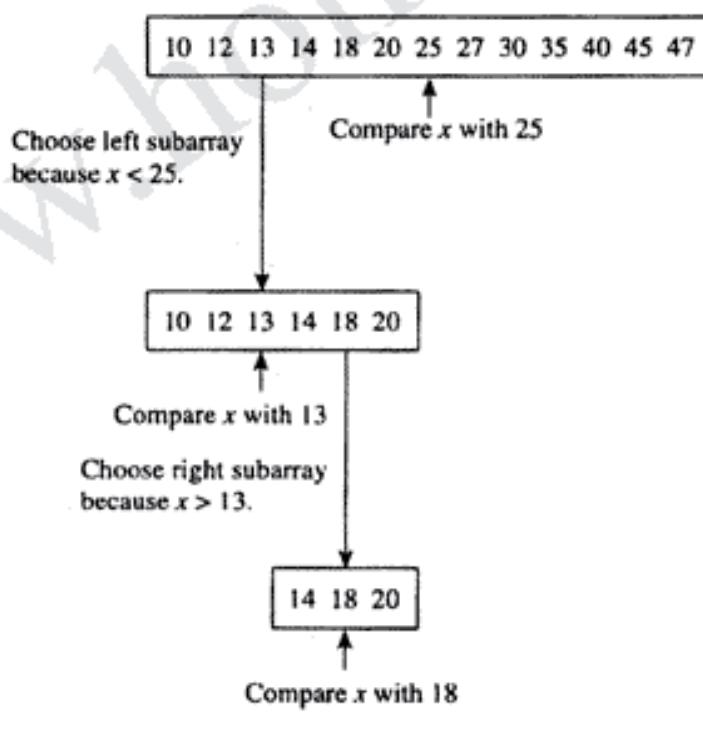
۴۷ جستجوی دوبوی

```

Index locatoin (Index low, Index high)
{
    Index mid;
    If (low > high)
        return 0;
    else{
        mid = ⌊(low + high)/2⌋;
        If (x == S[mid])
            return mid;
        else if (x < S[mid])
            return location(low, mid-1);
        else
            return location (mid+1, high);
    }
}

```

توجه داشته باشید که n , s و x پارامترهای تابع Location نیستند زیرا در پایان تمام فراخوانی‌های بازگشتی، بدون تغییر می‌مانند. در این کتاب، تنها متغیرهایی را به عنوان پارامترهای بازگشتی معرفی می‌کنیم که مقدارشان توسط فراخوانی‌های بازگشتی تغییر می‌یابد. دو دلیل برای این کار وجود دارد.



شکل ۱-۲ مراحلی که توسط انسان هنگام جستجوی دوبویی انجام می‌شود. (توجه: $x = 18$)

اول اینکه، تشریح روالهای بازگشتنی با درهم ریختگی و سردرگمی همراه خواهد بود و دوم آنکه، در پیاده‌سازی واقعی یک روال بازگشتنی، یک کپی جدید از هر متغیر موجود در روال در فراخوانی بازگشتنی ایجاد می‌شود. لذا اگر مقدار متغیر تغییر نکند، عمل کپی غیر ضروری خواهد بود و اگر متغیر مورد نظر از نوع آرایه باشد، انجام این عمل بسیار پرهزینه می‌گردد. یک راه برای جلوگیری از این امر، استفاده از پارامترهای ارجاعی (ارجاع توسط آدرس) است. توجه دارید که اگر زیان بکارگیرنده الگوریتم C++ باشد، یک آرایه به طور پیش فرض، به صورت پارامترهای ارجاعی تعریف شده است و تنها با استفاده از کلمه کلیدی `const` می‌توانیم آرایه را طوری تعریف کنیم که محتوایش تغییر نکند. به هر ترتیب، بروز این تغییرات موجب سردرگمی و احتمالاً کاهش وضوح و شفافیت الگوریتم خواهد شد.

الگوریتم‌های بازگشتنی بسته به زیان بکارگیرنده آن می‌توانند به روش‌های متعددی توسعه یابند. به عنوان مثال، برای بکارگیری آنها در C++ می‌توانیم همه پارامترها را به روال بازگشتنی ارسال کنیم یا اینکه می‌توانیم در آنها از کلاس‌ها استفاده کنیم و یا اینکه پارامترهایی که در طی فراخوانی‌های بازگشتنی تغییر نمی‌کنند را به صورت سراسری تعریف نمائیم. چگونگی انجام مورد اخیر را به موقع بیان خواهیم کرد. اگر S و X را به صورت سراسری تعریف کنیم و n تعداد عناصر موجود در S باشد، آنگاه فراخوانی سطح بالای تابع Location در الگوریتم ۱-۲ چنین خواهد بود:

$$\text{Locationout} = \text{Location}(1, n);$$

از آنجاییکه نمونه بازگشتنی جستجوی دودوبی، از دنباله-بازگشت (که در آن همچو علیاتی بعد از فراخوانی بازگشت انجام نمی‌شود) استفاده می‌کند، لذا تهیه یک نسخه تکرار از الگوریتم، آنچنانکه در بخش ۱-۲ انجام دادیم، آسانتر است. همانطوریکه قبلاً نیز گفته شد، ما در حال نوشتن یک نسخه بازگشتنی هستیم؛ چرا که بازگشت، بوضوح نمایانگر فرآیند تقسیم و غلبه با تقسیم یک نمونه به نمونه‌های کوچکتر است. به هر حال، این از مزایای زبانهای نظریه C++ است که می‌توان دنباله-بازگشت را با تکرار جایگزین نمود و مهمتر از همه اینکه با این کار می‌توانیم با حذف پشته از ساختار الگوریتم، در حجم زیادی از حافظه صرفه جویی کنیم. می‌دانید که وقتی یک روال، روال دیگری را فرا می‌خواند، لازم است که تمامی اطلاعات و نتایج مربوط به روال اول با انجام عمل `push` در پشته رکوردهای فعل سازی ذخیره و نگهداری شود. اگر روال دوم نیز روال دیگری را فراخوانی کند، تمامی اطلاعات و نتایج این روال در پشته قرار می‌گیرد و الى آخر. هنگامی که کنترل به روال فراخواننده باز می‌گردد، رکورد فعل سازی مربوط به آن روال، با انجام `pop` از پشته خارج شده و اجرای دستورات بعدی، با نتایج حاصله صورت می‌گیرد. در یک روال بازگشتنی، تعداد رکوردهای فعل سازی `push` شده به پشته، توسط عمق فراخوانی بازگشتنی تعیین می‌شود. در جستجوی دودوبی، پشته به عمقی می‌رسد که در بدترین حالت تقریباً برابر $lg n + 1$ است. دلیل دیگری که برای جایگزینی دنباله-بازگشت توسط تکرار وجود دارد این است که الگوریتم تکرار، سریعتر (اما فقط با یک ضریب ثابت) از الگوریتم بازگشتنی است زیرا از همچو پشته‌ای جهت ذخیره‌سازی اطلاعات استفاده نمی‌کند. از طرف دیگر چون اکثر زبانهای LISP جدید در مرحله کامپایل،

۴۹ جستجوی دودویی

دنباله-بازگشت را به تکرار تبدیل می‌کنند، لذا در آنجا همچ دلیلی برای جایگزینی دنباله-بازگشت توسط تکرار وجود ندارد.

جستجوی دودویی دارای پیچیدگی زمانی حالت معمول نیست. بنابراین، الگوریتم را از لحاظ پیچیدگی زمانی بدترین حالت، مورد بررسی قرار می‌دهیم. البته این مورد را در بخش ۱-۲ به طور صوری نشان دادیم. اگرچه تحلیل زیر به الگوریتم ۱-۲ تعلق دارد، ولی با الگوریتم ۱-۵ نیز مرتبط است. اگر با روش‌های حل معادلات بازگشته آشنایی تدارید، قبل از هر اقدام، ضمیمه B را مطالعه کنید.

— تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۱-۲ (جستجوی دودویی، بازگشت)

در جستجوی یک آرایه، پرهزینه‌ترین عمل مقایسه عنصر مورد جستجو با یک عنصر آرایه است. بنابراین،

عمل مبنایی: مقایسه x با $S[mid]$

اندازه ورودی: n تعداد عناصر آرایه.

در ابتدا حالتی را بررسی می‌کنیم که در آن n توانی از ۲ است. در هر فراخوانی تابع Location دو مقایسه بین x و $S[mid]$ وجود دارد (به استثنای زمانی که این دو با هم مساوی‌ند). به هر حال، همانطوری که در تحلیل صوری جستجوی دودویی در بخش ۱-۲ بحث شد، می‌توانیم فرض کنیم که در هر فراخوانی تابع، تنها یک مقایسه انجام می‌شود چراکه با بکارگیری یک زبان اسکرپت‌کار، چنین امری امکان‌پذیر است. (طبق اشاره‌ای که در بخش ۱-۳ داشتیم، معمولاً فرض می‌کنیم که عمل مبنایی به صورت کاراترین حالت ممکن پیاده سازی می‌شود.)

در بخش ۱-۲ گفتیم که یکی از بدترین حالتها زمانی رخ می‌دهد که x از تمامی عناصر آرایه بزرگتر باشد. اگر n توانی از ۲ و x از تمامی عناصر آرایه بزرگتر باشد، آنگاه هر نمونه بازگشته، نمونه را دقیقاً به نصف کاهش می‌دهد. برای مثال، اگر $n = 16$ باشد، آنگاه $x = \lfloor \frac{1}{2}(1 + 16) \rfloor = 9$ و چون x از تمامی عناصر آرایه بزرگتر است، لذا هشت عنصر بالایی، به عنوان ورودی اولین فراخوانی بازگشته در نظر گرفته می‌شوند و به همین ترتیب، چهار عنصر بالایی، به عنوان ورودی دومین فراخوانی بازگشته در نظر گرفته می‌شوند و الی آخر. در اینصورت بازگشت زیر را داریم:

$$W(n) = W(n/2) + 1$$

مقایسه در تعداد مقایسات در سطح بالا فراخوانی بازگشته

اگر $n = 1$ و x از آرایه نک عنصری بزرگتر باشد، تنها یک مقایسه بین x و عنصر آرایه وجود خواهد داشت. در اینجا شرط نهایی درست است بدین معنا که دیگر مقایسه‌ای انجام نخواهد شد. بنابراین، $W(1) = 1$ است. بازگشت زیر را داریم:

۵۰ تقسیم و غلبه

$$W(n) = W\left(\frac{n}{2}\right) + 1 \quad \text{توانی از ۲} , n > 1$$

$$W(1) = 1$$

ابن بازگشت در مثال ۱-B از فرمیمه B حل شده است، بدینصورت که

$$W(n) = \lg n + 1.$$

اگر n را به توانی از ۲ محدود نکنیم، خواهیم داشت:

$$W(n) = \lfloor \lg n \rfloor + 1 \in \Theta(\lg n),$$

که نماد $\lfloor \cdot \rfloor$ به معنای بزرگترین عدد صحیح کوچکتر یا مساوی \cdot است. مثلاً $3 = \lfloor 3/25 \rfloor$

۲-۲ مرتب‌سازی ادغامی (MergeSort)

ادغام فیزیکی از فرآیندهای مرتب‌سازی است. با ادغام دو تابعی می‌توانیم دو آرایه مرتب شده را به یک آرایه مرتب تبدیل کنیم. به عنوان مثال، برای مرتب‌سازی یک آرایه ۱۶ عنصری، ابتدا آن را به دو زیرآرایه ۸ عنصری تقسیم کرد، سپس هر یک از آنها را مرتب می‌کنیم و در نهایت، برای تولید یک آرایه مرتب، آن دو را با هم ادغام می‌کنیم. بطور مشابه، هر زیرآرایه به اندازه ۸ می‌تواند به دو زیرآرایه به اندازه ۴ تقسیم شود. آنگاه این دو زیرآرایه، مرتب شده و با هم ادغام می‌شوند. در نهایت اندازه زیرآرایه‌ها به یک می‌رسد. پر واضح است که آرایه نک عنصری، به خودی خود مرتب است. به این روش، مرتب‌سازی ادغامی گویند. بطور کلی، مراحلی که مرتب‌سازی ادغامی برای یک آرایه n عنصری (برای سهولت کار، n را توانی از ۲ فرض می‌کنیم) طی می‌کند، به صورت زیر است:

۱- تقسیم آرایه به دو زیرآرایه که هر کدام دارای $n/2$ عنصر هستند.

۲- حل (غلبه) هر زیرآرایه با مرتب کردن آن. اگر آرایه به اندازه کافی کوچک نباشد، از بازگشت برای انجام این کار استفاده می‌کنیم.

۳- ادغام زیرآرایه‌های مرتب شده جهت تولید یک آرایه مرتب.

مثال ۲-۲ فرض کنید یک آرایه شامل عناصری به ترتیب زیر باشد:

۲۷ ۱۰ ۱۲ ۲۰ ۲۵ ۱۳ ۱۵ ۲۲

۱- تقسیم آرایه:

۲۷ ۱۰ ۱۲ ۲۰ ۲۵ ۱۳ ۱۵ ۲۲ و

۲- مرتب‌سازی هر زیرآرایه:

۱۰ ۱۲ ۲۰ ۲۵ ۱۳ ۱۵ ۲۲ ۲۷ و

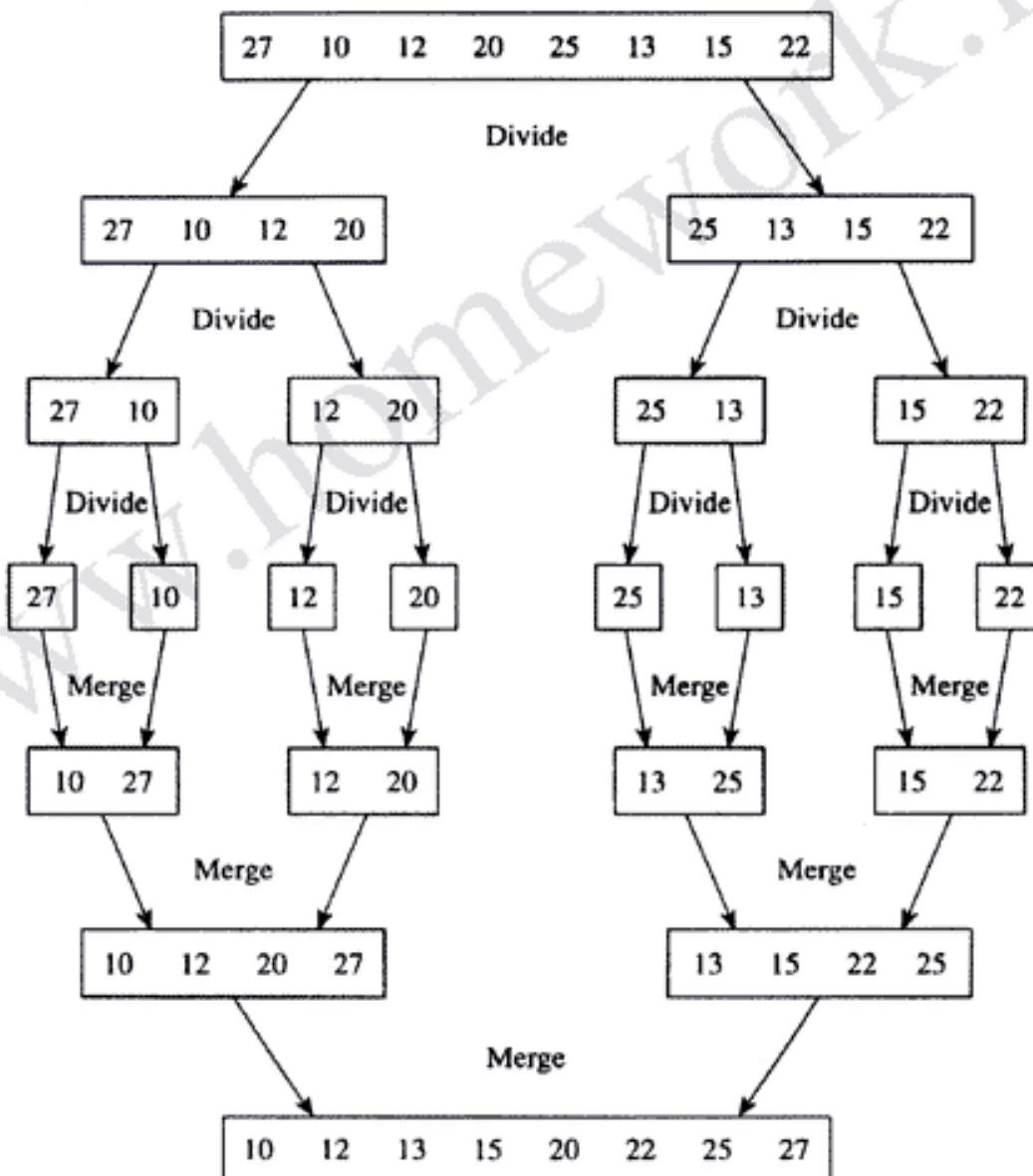
۳- ادغام زیرآرایه‌ها:

۱۰ ۱۲ ۱۳ ۱۵ ۲۰ ۲۲ ۲۵ ۲۷

هر تعب عباری اثنا هشتاد و ۵۱

ما در مرحله ۲، در سطح مسئله فکر می کنیم و فرض می کنیم که جواب زیرآرایه ها در دسترس هستند. برای روشن شدن مطلب، به شکل ۲-۲ که نشانگر مراحل انجام مرتب سازی ادغامی توسط انسان است، توجه کنید. شرط پایانی زمانی است که اندازه زیرآرایه به ۱ می رسد. در آن هنگام است که ادغام زیرآرایه ها آغاز می شود.

برای بکارگیری مرتب سازی ادغامی، به الگوریتم نیازمندیم که دو آرایه مرتب شده را با هم ادغام کند. ابتدا الگوریتم مرتب سازی ادغامی را بیان می کنیم.



شکل ۲-۲ مراحلی که توسط انسان در هنگام مرتب سازی ادغامی انجام می شود.

۵۲ تقسیم و غلبه

الگوریتم ۲-۲

مرتب سازی ادغامی (Mergesort)

مسئله: یک آرایه A کلیدی را به صورت غیرنرولی مرتب کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n آرایه ای از کلیدها S با شاخصهایی از ۱ تا n .

خروجی: آرایه S شامل کلیدهایی مرتب به صورت غیرنرولی.

```
void mergesort (int n, Keytype S[ ]) {
    const int h= ⌊ n/2 ⌋ ; , m = n - h;
    keytype U[l...h], V[l...m];
    If (n > 1){
        copy S[h+1] through S[n] to U[1] through U[h];
        mergesort (h, U);
        mergesort (m, V);
        mergesort (h, m, U, V, S);
    }
}
```

قبل از تحلیل الگوریتم Mergesort باید الگوریتمی را تحلیل کنیم که دو آرایه مرتب را با هم ادغام می کند.

الگوریتم ۲-۳ ادغام (Merge)

مسئله: دو آرایه مرتب شده را به صورت یک آرایه مرتب با هم ادغام کنید.

ورودی: اعداد صحیح مثبت h و m آرایه ای مرتب از کلیدها U با شاخصهایی از ۱ تا h آرایه ای

مرتب از کلیدها V با شاخصهایی از ۱ تا m .

خروجی: یک آرایه مرتب S با شاخصهایی از ۱ تا $h+m$ شامل کلیدهای موجود در U و V .

```
void merge (int h, int m, const keytype U[ ],
            const keytype V[ ],
            const keytype S[ ])
{
    index i, j, k;
    i=1; j=1; k=1;
    while (i <= h && j <= m){
        If (U[i] < V[j]){
            S[k] = U[i];
            i++;
        }
        else{
            S[k]=V[i];
            j++;
        }
        k++;
    }
}
```

مرتبه ای ادغامی ۵۳

```

if (i > h)
    copy V[i] through V[m] to S[k] through S[h + m];
else
    copy U[i] through U[h] to S[k] through S[h + m];
}

```

جدول ۲-۱، چگونگی انجام عمل merge را برای ادغام دو آرایه U و V نشان می‌دهد.

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم Merge (۲-۳)

همانطوریکه در بخش ۱-۳ بیان شد، در مورد الگوریتم هایی که با مقایسه کلیدها عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهند، هر یک از دستورالعملهای مقایسه و انتساب می‌توانند بعنوان عمل مبنایی درنظر گرفته شوند. در این فصل، دستورالعمل مقایسه و در فصل ۷، دستورالعمل انتساب را به عنوان عمل مبنایی در نظر می‌گیریم. در این الگوریتم، تعداد مقایسات به h و m بستگی دارد. لذا داریم:

عمل مبنایی: مقایسه $U[i]$ با $V[j]$.

اندازه ورودی: h و m . تعداد عناصر موجود در هر یک از دو آرایه ورودی.

بدترین حالت زمانی اتفاق می‌افتد که از حلقه خارج می‌شویم، چراکه در این حالت، یکی از شاخصها (مثلاً i) به نقطه خروجی اش (h) رسیده، در حالیکه شاخص دیگر (j) تنها به $m-1$ یعنی یکی کمتر از نقطه خروجی اش (m) می‌رسد. برای مثال، این حالت می‌تواند زمانی اتفاق بیفتد که ایندا $m-1$ عنصر اول V در S جایگزین شده، سپس تمام h عنصر U در S قرار گرفته باشد. اینجاست که از حلقه خارج می‌شویم؛ چراکه i مساوی h شده است. بنابراین،

$$W(h, m) = h + m - 1$$

جدول ۲-۱ یک مثال از ادغام دو آرایه U و V به آرایه S *

k	U	V	S (Result)
1	10 12 20 27	13 15 22 25	10
2	10 12 20 27	13 15 22 25	10 12
3	10 12 20 27	13 15 22 25	10 12 13
4	10 12 20 27	13 15 22 25	10 12 13 15
5	10 12 20 27	13 15 22 25	10 12 13 15 20
6	10 12 20 27	13 15 22 25	10 12 13 15 20 22
7	10 12 20 27	13 15 22 25	10 12 13 15 20 22 25
—	10 12 20 27	13 15 22 25	10 12 13 15 20 22 25 27 ← Final values

*The items compared are in boldface.

تحلیل پیچیدگی بدترین حالت الگوریتم ۲-۲ (مرتب‌سازی ادغامی)

عمل مبنایی، مقایسه‌ای است که در روال merge قرار دارد. به دلیل اینکه تعداد مقایسات با h و m افزایش می‌باید و h و m نیز با n افزایش پیدا می‌کند، لذا

عمل مبنایی: دستورالعمل مقایسه‌ای که در روال merge قرار دارد.

اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر آرایه S

تعداد کل مقایسات برابر است با مجموع تعداد مقایسات در فراخوانی بازگشتی mergesort با ورودی U .

تعداد مقایسات در فراخوانی بازگشتی mergesort با ورودی V و تعداد مقایسات در فراخوانی سطح بالای mergesort بنا بر این،

$$W(n) = \underbrace{W(h)}_{\substack{\text{مدت زمان} \\ \text{مرتب‌سازی } U}} + \underbrace{W(m)}_{\substack{\text{مدت زمان} \\ \text{مرتب‌سازی } V}} + \frac{h+m-1}{\text{مدت زمان ادغام}}$$

ابتدا حالتی را بررسی می‌کنیم که در آن n توانی از ۲ است. در این حالت،

$$h = \lfloor \frac{n}{2} \rfloor = \frac{n}{2}$$

$$m = n - h = n - \frac{n}{2} = \frac{n}{2}$$

$$h + m = \frac{n}{2} + \frac{n}{2} = n$$

بنابراین برای $W(n)$ داریم

$$\begin{aligned} W(n) &= W\left(\frac{n}{2}\right) + W\left(\frac{n}{2}\right) + n - 1 \\ &= 2W\left(\frac{n}{2}\right) + n - 1 \end{aligned}$$

هرگاه اندازه ورودی یک شود، شرط نهایی برقرار شده و هیچ ادغامی صورت نمی‌گیرد. بنابراین،

(۱) $W(1)$ برابر صفر خواهد شد. بازگشت زیر را ارائه داده‌ایم:

$W(n) = 2W\left(\frac{n}{2}\right) + n - 1$ توانی از ۲ است $W(1) = 0$
--

این بازگشت، در مثال ۱۹-B، به صورت زیر حل شده است:

$$W(n) = n \lg n - (n-1) \in \Theta(n \lg n)$$

و قسم که n توانی از ۲ نباشد، تابع پیچیدگی برابر است با

$$W(n) = W\left(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor\right) + W\left(\lceil \frac{n}{2} \rceil\right) + n - 1$$

هرتبهاری ادغامی ۵۵

که نماد $\Theta(n)$ نشانگر کوچکترین عدد صحیح بزرگتر یا مساوی n و نماد $\Omega(n)$ نشانگر بزرگترین عدد صحیح کوچکتر یا مساوی n می باشدند. تحلیل این حالت به دلیل وجود جزء صحیح بالا و پائین، بسیار مشکل است. به هر حال، با استفاده از خاصیت استقراء، تغییر آنچه که در مثال $B-25$ از ضمیمه B آمده است، می توان نشان داد که $W(n)$ غیرنزوی است. بنابراین، براساس قضیه $B-4$ داریم:

$$W(n) \in \Theta(n \lg n)$$

یک مرتب سازی درون مکانی، الگوریتمی است که به فضای اضافی جهت ذخیره سازی ورودی نیاز ندارد. الگوریتم $B-2$ ، یک مرتب سازی درون مکانی نیست زیرا علاوه بر ورودی آرایه S از آرایه های U و V نیز استفاده می کند. گر U و V به عنوان پارامتر های متغیر (پارامتر های ارجاعی با آدرس) در روال merge تعریف شده باشند، دیگر لزومی به تهیه کهی دوم از این آرایه ها به هنگام فرآخوانی merge وجود خواهد داشت. با وجود این، هر زمان که mergesort فرآخوانی می شود، آرایه های جدید U و V ایجاد خواهند شد. مجموع تعداد عناصر این دو آرایه در سطح بالا برابر n است. این مجموع در فرآخوانی بازگشتی سطح بالا، تقریباً برابر $\frac{n}{2}$ در سطح بعدی تقریباً برابر $\frac{n}{4}$ و در حالت کلی، در هر سطح بازگشتی در حدود نصف مجموع در سطح قبلی خواهد شد. بنابراین، تعداد عناصر اضافی تولید شده، در حدود $= 2n = (\dots + \frac{1}{4} + \frac{1}{2} + 1)n$ می باشد.

الگوریتم $B-2$ به وضوح فرآیند تقسیم نمونه ای از یک مسئله به نمونه های کوچکتر را نشان می دهد؛ چرا که دو آرایه جدید (نمونه های کوچکتر) در واقع از آرایه ورودی (نمونه اصلی) تولید می شوند. لذا این الگوریتم، انتخاب مناسبی جهت معرفی mergesort و روش تقسیم و غلبه می باشد. ذکر یک نکته در مورد mergesort ضروری است و آن اینکه با اندکی دستکاری روی آرایه ورودی S می توانیم مقدار فضای اضافی را تنها به یک آرایه n عنصری کاهش دهیم. روش مورد استفاده برای این کار مشابه روش استفاده شده برای الگوریتم $B-1$ (جستجوی دودویی، بازگشتی) است.

الگوریتم $B-4$ مرتب سازی ادغامی ۲ (Mergesort2)

مسئله: یک آرایه n کلیدی را به صورت غیرنزوی مرتب کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n آرایه ای از کلیدها S با شاخصهای از ۱ تا n .

خروجی: آرایه S شامل کلیدهایی مرتب به صورت غیرنزوی.

```
void mergesort2 (index low, index high).
{
    index mid;
    if (low < high){
        mid = (low + high) / 2;
        mergesort2 (low, mid);
        mergesort2 (mid+1, high);
        merge2 (low, mid, high);
    }
}
```

۵۶ تقسیم و غلبه

طبق قراردادی که داشتیم، تنها متغیرهای را به عنوان پارامترهای بازگشته معرفی می‌کنیم که مقدارشان توسط فراخوانی‌های بازگشته تغییر یابد، لذا n و S پارامترهای روال mergesort2 نیستند. اگر در الگوریتم، آرایه S به صورت سراسری و n به عنوان تعداد عناصر S تعیین شده باشد، آنگاه فراخوانی سطح بالای mergesort2 به صورت mergesort2($1, n$) خواهد بود. روال ادغام را برای mergesort2 می‌نویسیم.

الگوریتم ۲-۵ ادغام ۲ (Merge2)

مسئله: دو زیرآرایه مرتب تولید شده در Mergesort2 را با هم ادغام کنید.
ورودی: شاخصهای low, mid, high و زیرآرایه‌ای از S با شاخصهایی از low تا high کلیدها از قبل، در اندیس‌های low تا mid و mid+1 تا high آرایه، به صورت غیرنیزولی مرتب شده‌اند.
خروجی: زیرآرایه‌ای از S با شاخصهایی از low تا high شامل کلیدهایی مرتب به صورت غیرنیزولی.

```
void merge2 (index low, index mid, index high)
{
    index i, j, k;
    keytype U[low..high]; //A local array needed for the merging
    i = low; j = mid + 1; k = low;
    while (i ≤ mid && j ≤ high){
        if (S[i] < S[j]){
            U[k] = S[i];
            i++;
        }
        else{
            U[k] = S[j];
            j++;
        }
        k++;
    }
    if (i > mid)
        move S[j] through S[high] to U[k] through U[high];
    else
        move S[i] through S[mid] to U[low] through S[high];
    move U[low] through U[high] to S[low] through S[high];
}
```

۲-۳ روش تقسیم و غلبه

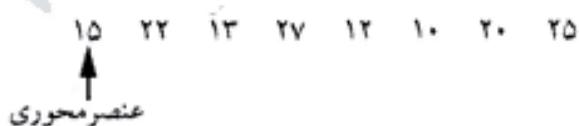
با مطالعه جزء، به جزء، دو الگوریتم تقسیم و غلبه، اکنون آمادگی بهتری برای درک آن داریم. استراتژی تقسیم و غلبه، مراحل زیر را در برنامه نویسید:

- ۱- تقسیم نمونه ای از یک مسئله به یک یا چند نمونه کوچکتر.
 - ۲- حل (غلبه) هر یک از نمونه های کوچکتر. (اگر نمونه به اندازه کافی کوچک نباشد، از بازگشت برای انجام این کار استفاده می کنیم)
 - ۳- در صورت لزوم، ترکیب جوابهای نمونه های کوچکتر جهت بدست آوردن جواب نمونه اصلی.
- در مرحله ۳، از عبارت "در صورت لزوم" استفاده کردیم، چراکه در الگوریتم هایی نظیر جستجوی دودویی (الگوریتم ۲-۱)، نمونه اصلی تنها به یک نمونه کوچکتر کاهش می باید. بنابراین، نیازی به ترکیب جوابها نیست. در ادامه، مثالهای بیشتری از تقسیم و غلبه ارائه خواهیم داد. در این مثالها، به طور ضمنی از مراحل فوق برای بدست آوردن جواب استفاده می کنیم.

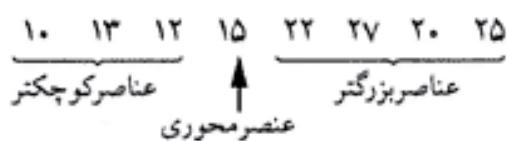
۲-۴ مرتب سازی سریع (Quicksort)

در اینجا به یک الگوریتم مرتب سازی، موسوم به مرتب سازی سریع می پردازیم که در سال ۱۹۶۲ توسط Hoare ارائه شد. مرتب سازی سریع، که به Partition Exchange Sort نیز مشهور است، از این جهت با مرتب سازی ادغامی شباهت دارد که عمل مرتب سازی در آن، با تقسیم آرایه به دو بخش و سپس مرتب کردن هر بخش به صورت بازگشتی انجام می شود. در مرتب سازی سریع، آرایه با تعیین یک عنصر محوری و قراردادن تمامی عناصر کوچکتر از عنصر محوری در قبل از آن و قراردادن کلیه عناصر بزرگتر یا مساوی عنصر محوری در بعد از آن، بخش بندی می شود. عنصر محوری می تواند هر یک از عناصر آرایه باشد. اما برای سهولت کار، اولین عنصر را به عنوان عنصر محوری در نظر می گیریم. مثال زیر، چگونگی انجام مرتب سازی سریع را نشان می دهد.

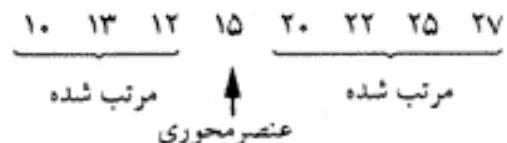
مثال ۲-۳ فرض کنید آرایه ای شامل عناصر زیر باشد:



- ۱- آرایه را طوری تقسیم کنید که همه عناصر کوچکتر از عنصر محوری در سمت چپ آن و همه عناصر بزرگتر از عنصر محوری در سمت راست آن قرار گیرند:



- ۲- زیر آرایه ها را مرتب کنید:



پس از تقسیم آرایه، ترتیب عناصر موجود در زیرآرایه ها مشخص نیست. ترتیب آنها از چگونگی انجام بخش بندی آرایه ها ناشی می شود. اما موضوع مهم این است که همه عناصر کوچکتر از عنصر محوری به سمت چپ آن و همه عناصر بزرگتر از عنصر محوری به سمت راست آن انتقال می یابند، آنگاه روال مرتب سازی سریع جهت مرتب کردن زیرآرایه به صورت بازگشتی فراخوانی می شود. زیرآرایه ها تقسیم می شوند و این روال تا زمانی ادامه می یابد که به آرایه هایی تک عنصری برسیم. روشن است که آرایه تک عنصری به خودی خود مرتب است. مثال ۲-۳، جواب را در سطح حل مسئله نشان می دهد و شکل ۲-۳، مراحل مختلف مرتب سازی آرایه به روش سریع را به تصویر می کشد.

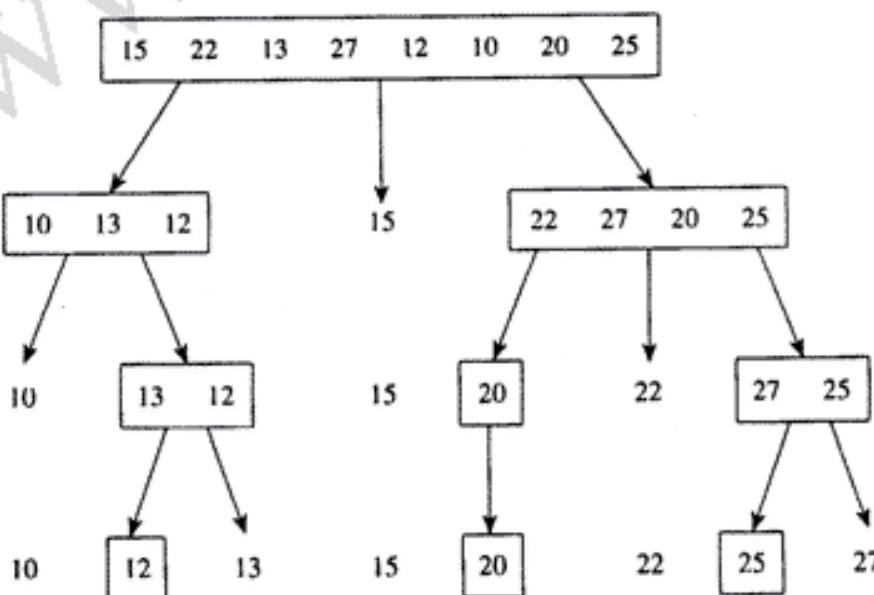
الگوریتم ۲-۶**مرتب سازی سریع (Quicksort)**

مسئله: ۱) کلید را به صورت غیرنرولی مرتب کنید.

وروودی: عدد صحیح مثبت ۱) آرایه ای از کلیدها S با شاخصهایی از ۱ تا n.

خروجی: آرایه S شامل کلیدهایی مرتب به صورت غیرنرولی.

```
void quicksort (Index low, Index high)
{
    Index pivotpoint;
    If (high > low){
        partition (low, high, pivotpoint);
        quicksort (low, pivotpoint - 1);
        quicksort (pivotpoint + 1, high);
    }
}
```



شکل ۲-۳ مراحل مرتب سازی سریع که توسط انسان انجام می شود.

۵۹ مرتب‌سازی سریع

جدول ۲-۲ یک مثال از روال partition									
<i>i</i>	<i>j</i>	S[1]	S[2]	S[3]	S[4]	S[5]	S[6]	S[7]	S[8]
—	—	15	22	13	27	12	10	20	25 ←Initial values
2	1	15	22	13	27	12	10	20	25
3	2	15	22	13	27	12	10	20	25
4	2	15	13	22	27	12	10	20	25
5	3	15	13	22	27	12	10	20	25
6	4	15	13	12	27	22	10	20	25
7	4	15	13	12	10	22	27	20	25
8	4	15	13	12	10	22	27	20	25
—	4	10	13	12	15	22	27	20	25 ←Final values

*Items compared are in boldface. Items just exchanged appear in squares.

طبق قرارداد قبلی، n و s را به عنوان پارامترهای روال quicksort در نظر نمی‌گیریم. اگر آرایه S را به صورت سراسری تعریف کرده و n تعداد عناصر آرایه S باشد، فراخوانی سطح بالای quicksort بصورت quicksort($1, n$); خواهد بود. بخش‌بندی آرایه توسط روال Partition انجام می‌شود. در زیر، الگوریتم برای این روال آورده‌ایم.

الگوریتم ۲-۷ بخش‌بندی (Partition)

مسئله: آرایه S را برای مرتب‌سازی سریع بخش‌بندی کنید.

ورودی: دو شاخص low و $high$ و زیرآرایه‌ای از S با شاخصهای از low تا $high$.

```
void partition (index low, index high, index& pivotpoint)
{
    index i, j;
    keytype pivotitem;
    pivotitem = S[low]; //انتخاب اولین عنصر بعنوان عنصر میانی
    j = low;
    for (i = low + 1; i <= high; i++)
        if (S[i] < pivotitem){
            j++;
            exchange S[i] and S[j];
        }
    pivotpoint = j;
    exchange S[low] and S[pivotpoint];
}
```

۶۰ تقسیم و غلبه

روال partition، تک تک عناصر آرایه را به ترتیب بررسی می کند. هر گاه عنصری کوچکتر از عنصر محوری باشد، آن را به سمت چپ آرایه منتقل می کند. جدول ۲-۲، چگونگی عملکرد روال partition بر آرایه مثال ۲-۳ را نشان می دهد. اکنون روال های quicksort و partition را مورد تجزیه و تحلیل قرار می دهیم.

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۲-۷ (Partition)

عمل مبنایی: مقایسه $A[i]$ با عنصر محوری.

اندازه ورودی: $n = high - low + 1$ ، تعداد عناصر زیرآرایه.

از آنجاییکه همه عناصر غیر از اولین عنصر مورد مقایسه قرار می گیرند، لذا داریم:

$$T(n) = n - 1$$

در اینجا، n اندازه زیرآرایه است، نه اندازه آرایه S . در واقع، n تنها در بالاترین سطح فراخوانی بیانگر اندازه آرایه است.

مرتب سازی سریع، پیچیدگی زمانی حالت معمول ندارد. لذا تحلیل بدترین حالت و حالت میانی را برای آن انجام می دهیم.

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۲-۶ (Quicksort)

عمل مبنایی: مقایسه $A[i]$ با pivotitem در روال partition.

اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر آرایه S .

بدترین حالت زمانی رخ می دهد که آرایه، از قبل به صورت غیرنرولی مرتب شده باشد. دلیل این امر روشن است. اگر آرایه ای به صورت غیرنرولی مرتب شده باشد، هیچ عنصری کوچکتر از اولین عنصر آرایه (عنصر محوری) نیست. بنابراین، هنگامی که روال pivotitem در بالاترین سطح فراخوانی می شود، هیچ عنصری به سمت چپ عنصر محوری منتقل نمی شود و بدین ترتیب، مقدار pivotpoint برابر ۱ می گردد. بطور مشابه، در هر فراخوانی بازگشتی، مقدار pivotpoint برابر مقدار low خواهد شد. لذا آرایه مکرراً به یک زیرآرایه خالی (در سمت چپ) و یک زیرآرایه با یک عنصر کمتر (در سمت راست) تقسیم می شود.

در اینصورت داریم:

$$T(n) = \underbrace{T(0)}_{\text{زمان بخش بندی}} + \underbrace{T(n-1)}_{\text{زمان مرتب سازی}} + \underbrace{n-1}_{\text{زمان مرتب سازی}}$$

زمان بخش بندی زمان مرتب سازی زمان مرتب سازی
زیرآرایه سمت راست زیرآرایه سمت چپ

ما از نماد $T(n)$ استفاده کردیم زیرا اکنون در حال تعیین پیچیدگی زمانی حالت معمول، برای دسته ای از نمونه ها که به صورت غیرنرولی مرتب هستند، می باشیم. چون $T(0) = 0$ ، لذا بازگشت زیر را داریم:

۶۱ مرتبه‌سازی سرع

$$\boxed{\begin{aligned} T(n) &= T(n-1) + n - 1 & , n > 0 \\ T(0) &= 0 \end{aligned}}$$

این بازگشت در مثال ۱۶-۱ ب حل شده است. جواب چنین است:

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

دریافتیم که بدترین حالت، حداقل معادل $n(n-1)/2$ است. می‌خواهیم با استفاده از استقراء نشان دهیم که برای تمامی مقادیر n داریم:

$$W(n) \leq \frac{n(n-1)}{2}$$

پایه استقراء: برای $n = 0$,

$$W(0) = 0 \leq \frac{0(0-1)}{2}$$

فرض استقراء: فرض کنید که

$$W(k) \leq \frac{k(k-1)}{2} \quad , 0 \leq k < n \quad \text{برای } k$$

کام استقراء: بایستی نشان دهیم که

$$W(n) \leq \frac{n(n-1)}{2}$$

برای یک n معین، نمونه‌ای با اندازه n وجود دارد که زمان پردازش آن برابر $W(n)$ است. P را مقدار Pivotpoint (نقطه محوری) بازگردانده شده توسط روای Partition در بالاترین سطح پردازش این نمونه درنظر می‌گیریم. به دلیل اینکه زمان پردازش نمونه‌های به اندازه $1 - p$ و $p - n$ نمی‌تواند بیشتر از $W(n-p)$ و $W(p-1)$ باشد، بنابراین

$$W(n) \leq W(p-1) + W(n-p) + n - 1$$

$$\leq \frac{(p-1)(p-2)}{2} + \frac{(n-p)(n-p-1)}{2} + n - 1$$

نامساوی اخیر از فرض استقراء نتیجه می‌شود. محاسبات جبری نشان می‌دهد که برای $1 \leq p \leq n$ ، عبارت اخیر بدینصورت خلاصه می‌شود:

$$W(n) \leq \frac{n(n-1)}{2}$$

این مطلب، اثبات استقراء را کامل می‌کند. بنابراین، نشان داده‌ایم که پیچیدگی زمانی بدترین حالت برابر است با

$$W(n) = \frac{n(n-1)}{2} \in \Theta(n^2)$$

همانطوریکه گفته شد، بدترین حالت زمانی اتفاق می‌افتد که آرایه از قبیل مرتب شده باشد؛ چرا که ما همیشه اولین عنصر آرایه را به عنوان عنصر محوری انتخاب می‌کنیم. بنابراین، اگر بدانیم که آرایه نزدیک به

مرتب شدن است، آنگاه انتخاب اولین عنصر به عنوان عنصر محوری، انتخاب خوبی نخواهد بود. در فصل هفتم که بیشتر به بحث مرتب سازی سریع می پردازیم، روش‌های دیگری را برای انتخاب عنصر محوری مطرح می‌کنیم که اگر از این روشها استفاده کنیم، در صورتی که آرایه از قبل مرتب نباشد، بدترین حالت رخ نمی‌دهد، ولی پیچیدگی زمانی بدترین حالت همچنان برابر $\frac{n(n-1)}{2}$ خواهد بود.

در بدترین حالت، الگوریتم ۲-۶ سریعتر از الگوریتم ۱-۳ (مرتب سازی تبادلی) نیست؛ بلکه در حالت میانی است که مرتب سازی سریع، شایستگی این نام را پیدا کرده است.

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت میانی الگوریتم ۲-۶ (Quicksort)

عمل مبنایی: مقایسه $A[i]$ با $pivotpoint$ در روال $partition$

اندازه ورودی: n تعداد عناصر آرایه A

فرض می‌کنیم هیچ دلیلی وجود ندارد که عناصر موجود در آرایه به شکل خاصی مرتب شده باشند. بنابراین، $pivotpoint$ می‌تواند بطور کاملاً مشابه و یکسان، هر یک از مقادیر ۱ تا n را به خود بگیرد. اگر به دلیل توجیه شویم که عناصر آرایه به شکل خاصی قرار گرفته‌اند، این تحلیل درست نخواهد بود. پیچیدگی زمانی حالت میانی به صورت بازگشت زیر ارائه شده است:

احتمال نقطه محوری p است

$$A(n) = \sum_{p=1}^n \frac{1}{n} [A(p-1) + A(n-p)] + n-1 \quad (2-1)$$

زمان بخش‌بندی زمان میانگین برای مرتب سازی زیرآرایه‌ها وقتی که نقطه محوری برابر p است.

در تمرینات نشان می‌دهیم که

$$\sum_{p=1}^n [A(p-1) + A(n-p)] = \sum_{p=1}^n A(p-1)$$

با ترکیب دو تساوی فوق داریم:

$$A(n) = \frac{1}{n} \sum_{p=1}^n A(p-1) + n - 1$$

و با ضرب طرفین تساوی در n داریم:

$$nA(n) = \sum_{p=1}^n A(p-1) + n(n-1) \quad (2-2)$$

به جای n در تساوی فوق، $n-1$ را قرار می‌دهیم:

$$(n-1)A(n-1) = \sum_{p=1}^n A(p-1) + (n-1)(n-2) \quad (2-3)$$

تساوی ۲-۳ را از تساوی ۲-۲ کم می‌کنیم:

$$nA(n) - (n-1)A(n-1) = 2A(n-1) + 2(n-1)$$

۶۳ الگوریتم ضرب ماتریسی استراسن

که به صورت زیر ساده می‌شود:

$$\frac{A(n)}{n+1} = \frac{A(n-1)}{n} + \frac{2(n-1)}{n(n+1)}$$

اگر فرض کنیم که $a_n = \frac{A(n)}{n+1}$ است، آنگاه بازگشت زیر را خواهیم داشت:

$$a_n = a_{n-1} + \frac{2(n-1)}{n(n+1)}, n > 0$$

$$a_0 = *$$

همانند بازگشت ارائه شده در مثال ۲-۲۲، جواب تقریبی این بازگشت چنین است:

$$a_n \approx 2 \ln n$$

که اشاره دارد به اینکه

$$\begin{aligned} A(n) &\approx (n+1) 2 \ln n = (n+1) 2 (\ln 2) (\lg n) \\ &\approx 1/38(n+1) \lg n \in \Theta(n \lg n) \end{aligned}$$

پیچیدگی زمانی میانی حالت میانی مرتب‌سازی سریع، مشابه پیچیدگی زمانی مرتب‌سازی ادغامی است. این دو مرتب‌سازی در فصل هفتم و در کتاب knuth (۱۹۷۳) بیشتر با هم مقایسه می‌شوند.

۲-۵ الگوریتم ضرب ماتریسی استراسن (STRASSEN)

به خاطر آورید که الگوریتم ۱-۴ (ضرب ماتریسی)، دو ماتریس را دقیقاً براساس تعریف ضرب ماتریسها درهم ضرب می‌کرد و ما نشان دادیم که پیچیدگی زمانی تعداد ضربهای آن برابر است با $T(n) = n^2$ ، که n تعداد سطرها و ستونهای ماتریسها است. همچنین می‌توان تعداد جمع‌ها را بررسی نمود. پیچیدگی زمانی تعداد جمعها با اندکی تغییرات در الگوریتم، برابر است با $T(n) = n^2 - n^2 = n^2$. بدلیل آنکه پیچیدگی زمانی هر دو الگوریتم فوق در $\Theta(n^2)$ می‌باشد، به وضوح الگوریتمهای غیرکارا به نظر می‌رسند. در سال ۱۹۶۹، استراسن الگوریتمی ارائه نمود که پیچیدگی زمانی آن هم در ضرب و هم در جمع/تفريق بهتر از توان سوم عناصر است. مثال زیر بیانگر روش ابداعی اوست.

مثال ۲-۴ فرض کنید می‌خواهیم دو ماتریس 2×2 با نامهای A و B را در هم ضرب کرده و ماتریس C، که حاصل ضرب آن دو است را بدست آوریم. یعنی:

$$\begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} \\ c_{21} & c_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix}$$

۶۴ تقسیم و غلبه

استراسن بیان نمود که اگر فرض کنیم

$$\begin{aligned} m_1 &= (a_{11} + a_{22})(b_{11} + b_{22}) & m_5 &= (a_{11} + a_{12})b_{22} \\ m_7 &= (a_{21} - a_{22})b_{11} & m_6 &= (a_{21} - a_{11})(b_{11} + b_{12}) \\ m_3 &= a_{11}(b_{11} - b_{22}) & m_4 &= (a_{12} - a_{22})(b_{21} + b_{22}) \\ m_2 &= a_{22}(b_{21} - b_{11}) \end{aligned}$$

آنگاه حاصلضرب C از فرمول زیر محاسبه می شود:

$$C = \begin{bmatrix} m_1 + m_4 - m_5 + m_7 & m_3 + m_5 \\ m_2 + m_4 & m_1 + m_3 - m_2 + m_6 \end{bmatrix}$$

شما در تمرینات، صحبت این موضوع را نشان خواهید داد.

روش استراسن برای ضرب دو ماتریس 2×2 ، نیازمند هفت عمل ضرب و ۱۸ عمل جمع/تفريق می باشد؛ در حالیکه در روش قبلی می بایست هشت عمل ضرب و چهار عمل جمع/تفريق انجام می دادیم. بنابراین، در روش استراسن توانسته ایم یک ضرب را با ۱۴ جمع/تفريق عوض کنیم. در واقع، روش استراسن برای ضرب ماتریسهای 2×2 ، انجنان مؤثر و ارزشمند نیست. از آنجاییکه در فرمول استراسن از جابجاپذیری ضرب استفاده نشده است، لذا آن فرمولها برای ماتریس های بزرگتری که هر یک به چهار زیر ماتریس تقسیم شده اند، مناسب می باشند. ابتدا ماتریسهای A و B را تقسیم بندی می کنیم (آنچنانکه در شکل ۲-۴ نشان داده ایم). با فرض اینکه n توانی از ۲ است، ماتریس A_{11} برای مثال، نمایانگر زیرماتریسی از A می باشد:

$$A_{11} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \cdots a_{1,n/2} \\ a_{21} & a_{22} \cdots a_{2,n/2} \\ \vdots & \\ a_{n/2,1} & \cdots a_{n/2,n/2} \end{bmatrix}$$

با روش استراسن، ابتدا عبارت زیر را محاسبه می کنیم:

$$M_1 = (A_{11} + A_{22})(B_{11} + B_{22})$$

$$\uparrow \downarrow \begin{bmatrix} \text{---}^{n/2} \text{---} \\ C_{11} & C_{12} \\ \hline \dots & \dots \\ C_{21} & C_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ \hline \dots & \dots \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ \hline \dots & \dots \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix}$$

شکل ۲-۴ بخش بندی زیرماتریسها در الگوریتم استراسن.

۶۵ الگوریتم ضرب ماتریسی استراسن

عملیات ما در اینجا، جمع و ضرب ماتریسی است. به روش مشابه، M_1 تا M_7 را محاسبه می کنیم و سپس به محاسبه C_{11} می پردازیم:

$$C_{11} = M_1 + M_4 - M_5 + M_7$$

و به همین ترتیب $C_{12}, C_{22}, C_{21}, C_{12}$. در نهایت، با ترکیب چهار زیر ماتریس C_{ij} می توانیم حاصل ضرب C از ماتریسهای A و B را بدست آوریم. مثال زیر این مراحل را نشان می دهد.

مثال ۲-۵ فرض کنید

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 & 7 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 8 & 9 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 & 1 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \end{bmatrix}$$

شکل ۲-۵ چگونگی تقسیم بندی ماتریس ها به روش استراسن را نشان می دهد. پس از تقسیم ماتریس ها بایستی عبارت زیر را محاسبه کنیم:

$$\begin{aligned} M_1 &= (A_{11} + A_{22}) \times (B_{11} + B_{22}) \\ &= \left(\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 6 & 7 \end{bmatrix} \right) \times \left(\begin{bmatrix} 8 & 9 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 9 & 1 \\ 4 & 5 \end{bmatrix} \right) \\ &= \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 11 & 13 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 17 & 10 \\ 7 & 9 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

هنگامی که ماتریسها به اندازه کافی کوچک هستند، ضرب را به روش استاندارد انجام می دهیم. در این مثال، وقتی که $n = 2$ است، چنین عملی صورت می گیرد. بنابراین،

$$\begin{aligned} M_1 &= \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 11 & 13 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 17 & 10 \\ 7 & 9 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 3 \times 17 + 5 \times 7 & 3 \times 10 + 5 \times 9 \\ 11 \times 17 + 13 \times 7 & 11 \times 10 + 13 \times 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 86 & 75 \\ 278 & 227 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

سپس M_1 تا M_7 نیز به همین روش محاسبه شده و در نهایت با استفاده از M_1 تا M_7 مقدار $C_{11}, C_{12}, C_{21}, C_{22}, C_{11}, C_{12}, C_{21}, C_{22}$ حاصل ضرب C را تولید می کنند.

$$\begin{array}{c} \text{---2---} \\ \left[\begin{array}{c|c} C_{11} & C_{12} \\ \hline \hline C_{21} & C_{22} \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c|c} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 & 7 \end{array} \right] \times \left[\begin{array}{c|c} 8 & 9 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 & 1 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \end{array} \right] \end{array}$$

شکل ۲-۵ بخش بندی به روش استراسن با $n = 4$ و مقدار ناده شده در ماتریسها.

الگوریتم ۲-۸ استراسن (Strassen)

مسئله: حاصلضرب دو ماتریس $n \times n$ وقتی که n توانی از ۲ است را تعیین کنید.

ورودی: عدد صحیح n که توانی از ۲ است، و دو ماتریس $n \times n$ مفروض A و B .

خروجی: C ، حاصلضرب A و B .

```
void strassen (int n,
    n × n_matrix A,
    n × n_matrix B,
    n × n_matrix& C)
{
    if (n <= threshold)
        compute C = A × B using the standard algorithm;
    else{
        partition A into four submatrices A11, A12, A21, A22;
        partition B into four submatrices B11, B12, B21, B22;
        compute C = A × B using the strassen's Method;
        // strassen (n/2, A11+A12, B11+B22, M1)
    }
}
```

مقدار آستانه، نقطه‌ای است که احساس می‌شود استفاده از الگوریتم استاندارد، سودمندتر از بکارگیری روش استراسن بطور بازگشتنی می‌باشد. در بخش ۷-۷، روشی را جهت تعیین مقدار آستانه بررسی می‌کنیم.

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول تعداد ضربهای الگوریتم ۲-۸ (استراسن)

عمل مبنایی: یک ضرب ابتدائی.

اندازه ورودی: n تعداد سطرها و ستونها در ماتریسها.

برای سهولت، حالتی را بررسی می‌کنیم که در آنجا تقسیمات متواالی را تا رسیدن به دو ماتریس 1×1 ادامه می‌دهیم. مقدار آستانه واقعی، بر روی ترتیب مؤثر نیست. هنگامی که $n = 1$ باشد، دقیقاً یک عمل ضرب انجام می‌شود و هنگامی که یک ماتریس $n \times n$ ($n > 1$) داشته باشیم، الگوریتم دقیقاً هفت مرتبه و هر بار با ارسال یک ماتریس $(n/2) \times (n/2)$ فراخوانی می‌شود و همچنین در سطح بالا انجام نمی‌گیرد. بازگشت زیر را ارائه می‌دهیم:

$$T(n) = 7T\left(\frac{n}{2}\right) \quad n \text{ توانی از } 2 \text{ است} \\ T(1) = 1$$

این بازگشت در مثال ۲ - B از ضمیمه B به صورت زیر حل شده است:

$$T(n) = n^{\lg 7} \approx n^{2.81} \in \Theta(n^{2/81})$$

الگوریتم ضرب ماتریسی استراسن ۶۷

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول تعداد جمعها/تفريقها در الگوریتم ۲-۸ (استراسن)

عمل مبنایی: یک جمع یا تفرقه ابتدائی.

اندازه وروودی: n ، تعداد سطرها و ستونها در ماتریسها.

مجدداً فرض می‌کنیم که عمل تقسیم ماتریس‌ها را تا دستیابی به دو ماتریس 1×1 ادامه می‌دهیم. هنگامی که $n = 1$ است، هیچ جمع/تفرقی انجام نمی‌شود و هنگامی که دو ماتریس $n \times n$ ($1 < n$) داریم، الگوریتم دقیقاً هفت مرتبه و هر بار با ارسال یک ماتریس $(n/2) \times (n/2)$ فراخوانی می‌شود و ۱۸ عمل جمع/تفرقی ماتریسی بر روی ماتریسهای $(n/2) \times (n/2)$ انجام می‌گیرد. هنگامی که دو ماتریس $(n/2) \times (n/2)$ با هم جمع/تفرقی می‌شوند، به تعداد $\lceil n/2 \rceil$ ، جمع/تفرقی روی عناصر ماتریس انجام می‌شود. لذا بازگشت زیر را داریم:

$$T(n) = 7T\left(\frac{n}{2}\right) + 18\left(\frac{n}{2}\right)^2, \quad n > 1$$

$$T(1) = 0$$

این بازگشت در مثال ۲-۸ از ضعیمه B به صورت زیر حل شده است:

$$T(n) = 6n^{\lg 7} - 6n^2 \approx 6n^{2/81} - 6n^2 \in \Theta(n^{2/81})$$

اگر n توانی از ۲ نباشد، بایستی الگوریتم قبلی را تغییر دهیم. یک تغییر ساده، افزودن تعداد کافی سطر و ستون صفر به ماتریس اولیه جهت رسیدن به ماتریسی با ابعاد توانی از ۲ است. روش دیگر، این است که در فراخوانی‌های بازگشتهای هر جا که تعداد سطرها و ستونهای ماتریس فرد شد، یک سطر و یک ستون صفر به ماتریس اضافه کنیم. استراسن (۱۹۶۹) تغییر پیچیده‌تری را پیشنهاد کرد بدینصورت که ما ماتریسها را در یک ماتریس بزرگتر با سطرهای و ستونهایی به اندازه $3^k m$ محاط کنیم بطوری که $m = \lceil n/2^k \rceil + 1$ و $k = \lfloor \lg n \rfloor$ باشد، آنگاه روش استراسن را تا رسیدن به مقدار آستانه m و روش استاندارد را پس از دستیابی به مقدار آستانه بکار بگیریم. می‌توان نشان داد که در این روش پیشنهادی، تعداد کل عملیات محاسباتی (ضرب، جمع و تفرقی) کمتر از $7m^{7m}$ است.

جدول ۲-۳، مقایسه پیچیدگی‌های زمانی الگوریتم استاندارد و الگوریتم استراسن را برای وقتی که n توانی از ۲ است، نشان می‌دهد. با چشم پوشی از سوابهای موجود در فراخوانی‌های بازگشتهای، الگوریتم استراسن همواره از نظر تعداد ضربها و برای مقادیر بزرگ n از نظر تعداد جمعها/تفرقیها کارانتر است. در بخش ۲-۷، تحلیلی انجام می‌دهیم که مدت زمان مورد استفاده توسط فراخوانی‌های بازگشتهای محاسبه می‌کند.

سامنول وینوگراد نوع دیگری از الگوریتم استراسن را ارائه داد که تنها به ۱۵ عمل جمع/تفرقی نیاز داشت. برای این الگوریتم، پیچیدگی زمانی جمع/تفرقی از طریق فرمول زیر محاسبه می‌شود:

$$T(n) \approx 5n^{7/81} - 5n^2$$

جدول ۲-۳ مقایسه دو الگوریتم ضرب ماتریس‌های $n \times n$	
Standard Algorithm	Strassen's Algorithm
Multiplications	n^3
Additions/Subtractions	$n^3 - n^2$
	$n^{2.81}$
	$6n^{2.81} - 6n^2$

کوپر اسمیت و وینگراد نیز در سال ۱۹۸۷، یک الگوریتم ضرب ماتریسی نوشته‌ند که پیچیدگی زمانی آن برای تعداد ضربها به صورت $(n^{2/3})O(n)$ است. با وجود این، مقدار ثابت آنقدر بزرگ است که معمولاً الگوریتم استراسن کاراندز می‌شود.

من توان ثابت نمود که ضرب ماتریس به یک الگوریتم با پیچیدگی زمانی حداقل از درجه دوم نیازمند است. اینکه آیا ضربهای ماتریسی می‌توانند به صورت الگوریتم‌های زمان-مربعی مطرح شوند، سوالی است که همچنان باقی مانده است زیرا هیچکس تاکنون یک الگوریتم زمان-مربعی برای ضرب ماتریسی بدست نیاورده و البته کسی هم ثابت نکرده است که ارائه چنین الگوریتمی غیرممکن است.

آخرین نکته این است که برخی عملیات ماتریسی تغییر معکوس کردن یک ماتریس و یافتن دترمینان یک ماتریس، مستقیماً به ضرب ماتریسها مربوط می‌شود. بنابراین، می‌توانیم به آسانی الگوریتم‌هایی را برای این عملیات که به اندازه الگوریتم استراسن برای ضرب ماتریسی کارائی دارند، ارائه دهیم.

۲-۶ محاسبه با اعداد صحیح بزرگ

فرض کنید که می‌خواهیم عملیات محاسباتی را بر روی اعداد صحیح انجام دهیم که اندازه آنها خارج از توانایی سخت‌افزار در نمایش آن اعداد صحیح است. اگر نگهداری تمامی ارقام مهم در نتایج حاصله ضروری باشد، آنگاه تغییر وضعیت نمایشی به اعداد اعشاری نیز بی‌ارزش خواهد بود. در چنین حالاتی، تنها راه چاره، استفاده از نرم‌افزار جهت نمایش و اجرای عملیات بر روی اعداد صحیح بزرگ است. ما می‌توانیم این کار را به کمک روش تقسیم و غلبه انجام دهیم. بحث‌های آنی ما بر روی اعداد صحیح در مبنای ۱۰ است. با این حال، روش‌های مورد بحث می‌توانند در مبنای‌های دیگر نیز بسط داده شوند.

۲-۶-۱ نمایش اعداد صحیح بزرگ: جمع و دیگر عملیات زمان-خطی

یک روش مشخص برای نمایش یک عدد صحیح بزرگ، استفاده از آرایه اعداد صحیح است. بدینصورت که هر اندیس آرایه، یک رقم را در خود ذخیره می‌کند. برای مثال، عدد صحیح ۵۴۳/۱۲۷ را می‌توان به صورت زیر در آرایه S نشان داد:

۶۹ مفاسیه با اعداد صحیح بزرگ

$$\frac{5}{S[6]} \quad \frac{4}{S[5]} \quad \frac{3}{S[4]} \quad \frac{1}{S[3]} \quad \frac{2}{S[2]} \quad \frac{7}{S[1]}$$

برای مشخص نمودن اعداد صحیح در آرایه باید بالاترین اندیس آرایه را به عنوان علامت عدد در نظر بگیریم، بدینصورت که دادن مقدار صفر به اندیس مورد نظر، نشانه مثبت بودن عدد و دادن مقدار یک به آن، نشانه منفی بودن عدد می‌باشد. ما این نحوه نمایش را در نظر می‌گیریم و از نوع داده‌ای large-integer جهت تعریف یک آرایه به اندازه کافی بزرگ جهت نمایش اعداد صحیح استفاده می‌کنیم.

نوشتن یک الگوریتم زمان-خطی جهت انجام عمل جمع با تفریق اعداد صحیح بزرگ، کار مشکلی نیست. عمل مبنایی، شامل یک عمل روی یک رقم دهدی است. در تمرینات از شما می‌خواهیم که این الگوریتم‌ها را نوشت و آنها را تحلیل کنید. علاوه بر این، الگوریتم‌های زمان-خطی می‌توانند به راحتی برای انجام عملیات زیر نوشته شوند:

$$U \times 10^m \quad U \text{divide } 10^m \quad U \text{rem } 10^m$$

که در آن U بیانگر یک عدد صحیح بزرگ و m بیانگر یک عدد صحیح غیرمنفی، divide خارج قسمت و rem باقیمانده تقسیم عدد صحیح است.

۲-۶-۲ ضرب اعداد صحیح بزرگ

یک الگوریتم زمان-مربعی ساده برای ضرب اعداد صحیح بزرگ، الگوریتمی است که از روش استاندارد ضرب تبعیت می‌کند. حال می‌خواهیم الگوریتمی بهتر از زمان-مربعی ارائه دهیم. الگوریتم‌ها، براساس روش تقسیم و غلبه، یک عدد صحیح n رقمی را به دو عدد صحیح تقریباً $n/2$ رقمی تقسیم می‌کنند. به مثال زیر توجه کنید.

$$\begin{array}{r} 567,832 \\ \times 10^2 + 832 \\ \hline \text{رقم} \quad 6 \end{array}$$

$$\begin{array}{r} 9,423,723 \\ \times 10^2 + 723 \\ \hline \text{رقم} \quad 7 \end{array}$$

در حالت کلی، اگر n تعداد رقم‌های عدد صحیح U باشد، آنگاه عدد U به دو عدد صحیح، یکی با $n/2$ رقم و دیگری با $n/2$ رقم، به صورت زیر تقسیم می‌شود:

$$\begin{array}{r} U = x \times 10^n + y \\ n \quad \lceil n/2 \rceil \quad \lfloor n/2 \rfloor \\ \text{رقم} \quad \text{رقم} \end{array}$$

که با توجه به فرم کلی فوق، توان m عدد 10^m برابر است با $\lceil n/2 \rceil$. اگر ما دو عدد صحیح n رقمی داشته باشیم:

۷۰ تقسیم و غلبه

$$u = x \times 10^m + y$$

$$v = w \times 10^n + z$$

آنگاه حاصل uv برابر است با

$$\begin{aligned} uv &= (x \times 10^m + y)(w \times 10^n + z) \\ &= xW + 10^{m+n} + (xz + wy) \times 10^m + yz \end{aligned}$$

ما می توانیم u و v را در هم ضرب کنیم بطوری که چهار عمل ضرب روی اعداد صحیح که شامل تقریباً نیمی از ارقام می باشند، انجام شود و بدین ترتیب، عملیات به صورت زمان-خطی انجام پذیرد. مثال زیر، بیانگر این روش است.

مثال ۲-۶ عبارت زیر را در نظر بگیرید.

$$\begin{aligned} 567,832 \times 9,423,723 &= (567 \times 10^7 + 832)(9423 \times 10^5 + 723) \\ &= 567 \times 9423 \times 10^{12} + (567 \times 723 + 9423 \times 832) \\ &\quad \times 10^7 + 832 \times 723 \end{aligned}$$

به طور بازگشته، اعداد صحیح کوچکتر نیز می توانند با تقسیم شدن به اعدادی کوچکتر از خود، در هم ضرب شوند. این عمل تقسیم تا آنچه ادامه می باشد که به یک مقدار آستانه بررسیم که در آن هنگام می توانیم عمل ضرب را به روش استاندارد انجام دهیم.

اگرچه این روش را با اعدادی که دارای تعداد ارقام تقریباً مساوی بودند، ارائه کردیم؛ ولی این کار را می توان در حالتی که تعداد ارقام دو عدد تقریباً مساوی نباشند نیز انجام داد. با استفاده از $m = \lfloor n/2 \rfloor$ می توانیم آنها را به دو بخش تقسیم کنیم که هر تعداد ارقام عدد صحیح بزرگتر است. فرآیند تقسیم تا آنچه ادامه می باشد که یکی از اعداد صحیح برابر صفر شود یا به برخی مقادیر آستانه برای اعداد صحیح بزرگ دست یابیم؛ یعنی تا زمانی که عمل ضرب بتواند با استفاده از سخت افزار کامپیوتر انجام شود.

الگوریتم ۲-۹ ضرب اعداد صحیح

مسئله: دو عدد صحیح بزرگ U و V را در هم ضرب کنید.

ورودی: اعداد صحیح بزرگ U و V .

خروجی: Prod، حاصلضرب U و V .

```
large_integer prod (large_integer U, large_integer V)
```

```
{
```

```
    large_integer x, y, w, z;
```

```
    int n, m;
```

۷۱ مهاسبه با اعداد صحیح بزرگ

```

n = maximum(number of digits in U, number of digits in V);
if (U == 0 || V == 0)
    return 0;
else if (n <= threshold)
    return U * V obtained in the usual way;
else{
    m = ⌊ n/2 ⌋;
    x = U divide 10m; y = U rem 10m;
    w = V divide 10m; z = V rem 10m;
    return prod(x, w) × 102m + (prod(x, z) + prod(w, y)) × 10m + prod(y, z);
}
}

```

توجه کنید که if یک ورودی تلویحی برای الگوریتم است زیرا نمایانگر تعداد ارقام عدد صحیح بزرگتر می‌باشد. بد خاطر داشته باشید که divide ، rem و \times نمایانگر توابعی زمان-خطی هستند.

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۲-۹ (ضرب اعداد صحیح بزرگ)

ما بررسی می‌کنیم که چه مدت طول می‌کشد تا دو عدد صحیح n رقمی در هم ضرب شوند.

عمل مبنایی: انجام یک عمل روی یک رقم دهدن به هنگام عمل جمع، تفریق، یا محاسبه $10^m \times \text{rem } 10^m$ با $10^m \times$ می‌باشد. برای انجام هر یک از سه عمل اخیر بایستی m مرتبه عمل مبنایی اجرا شود.

اندازه ورودی: n ، تعداد ارقام در هر یک از دو عدد صحیح.

بدترین حالت زمانی رخ می‌دهد که در هر دو عدد صحیح، هیچ رقم صفر یافته نشود و بازگشت، تنها زمانی خاتمه می‌یابد که به مقدار آستانه برسیم. ما این حالت را تحلیل می‌کنیم. فرض کنید که n توانی از ۲ است، آنگاه تعداد رقمهای x ، y ، w و z دقیقاً برابر $n/2$ می‌باشد. بدین معنا که اندازه ورودی هر یک از چهار فراخوانی بازگشتنی برای تابع Prod برابر $n/2$ است. از آنجاییکه $n = m = n/2$ است، لذا عملیات زمان-خطی جمع، تفریق، $\text{divide } 10^m$ و $\text{rem } 10^m$ همگی پیچیدگی‌های زمانی خطی روی عناصر n دارند. ما کزیمم اندازه ورودی برای تمامی این عملیات زمان-خطی، یکسان نیست. بنابراین، تعیین دقیق پیچیدگی زمانی کار ساده‌ای نخواهد بود. من توان کلیه عملیات زمان-خطی را در یک گروه قرار داده و آن را با Cn نمایش داد که در آن n ، یک مقدار ثابت مثبت است. در این صورت بازگشت ما چنین خواهد بود:

$$W(n) = 4W\left(\frac{n}{4}\right) + Cn \quad , \text{ توانی از } 2, n > s \\ W(s) = 0$$

مقدار واقعی S که در آن تقسیم نمونه‌ها پایان می‌یابد، کمتر یا مساوی مقدار آستانه و توانی از ۲ خواهد بود؛

چراکه تمامی ورودی ها در این حالت، توانی از ۲ می باشد.
در حالتی که n توانی از ۲ نباشد، نوشتن یک بازگشت همانند حالت قبلی امکان پذیر است. اما باید از جزء صحیح بالا و پائین برای این منظور استفاده کنیم. با استفاده از استقرایی نظریه مثال B-۲۵ در ضمیمه B می توانیم نشان دهیم که نهایتاً $W(n) = \Theta(n^{\frac{1}{g}})$ است. بنابراین، از قضیه ۶ در ضمیمه B استنباط می شود که

$$W(n) \in \Theta(n^{\frac{1}{g}}) = \Theta(n^{\frac{1}{r}})$$

الگوریتم ما برای ضرب اعداد صحیح بزرگ، هنوز از درجه دوم است. مشکل اینجاست که الگوریتم، چهار عمل ضرب بر روی اعداد صحیح با تعداد ارقامی برابر نصف تعداد ارقام اعداد صحیح اولیه انجام می دهد. اگر ما بتوانیم تعداد این ضربها را کاهش دهیم، آنگاه الگوریتمی بهتر از درجه دوم خواهیم داشت. این کار را به روش زیر انجام می دهیم. به خاطر دارید که تابع prod بایستی موارد زیر را تعیین کند:

$$(2-4) \quad xw, \quad xz + yw, \quad yz$$

و این کار را با چهار مرتبه فراخوانی تابع Prod به طور بازگشتی انجام می داد تا موارد زیر را محاسبه کند:

$$xw, \quad xz, \quad yw, \quad yz$$

حال اگر به جای این کار، چنین تعریف کنیم:

$$r = (x + y)(w + z) = xw + (xz + yw) + yz$$

آنگاه خواهیم داشت:

$$xz + yw = r - xw - yz$$

و این بدین معناست که می توانیم با تعیین سه مقدار زیر، عبارت ۲-۴ را بدست آوردهیم.

$$r = (x + y)(w + z), \quad xw, \quad yz$$

برای تعیین این سه مقدار کافیست سه عمل ضرب و چند عمل زمان-خطی جمع و تفریق انجام دهیم.

الگوریتم زیر میبین این روش است.

الگوریتم ۲-۱۰ ضرب اعداد صحیح بزرگ ۲

مسئله: دو عدد صحیح بزرگ U و V را در هم ضرب کنید.

ورودی: عدد صحیح بزرگ U و V .

خروجی: Prod2 حاصلضرب U و V .

```
large_integer prod2(large_integer U, large_integer V)
{
    large_integer x, y, w, z, r, p, q;
    int n, m;
    n = maximum(number of digits in U, number of digits in V);
    if (U == 0 || V == 0)
```

۷۳ محاسبه با اعداد صحیح بزرگ

```

return O;
else if (n <= threshold)
    return U × V obtained in the usual way;
else{
    m = ⌊ n/2 ⌋;;
    x = U divide 10m; y = U rem 10m;
    w = V divide 10m; z = V rem 10m;
    r = prod2(x+y, w+z);
    p = prod2(x, w);
    q = prod2(y, z);
    return p × 102m + (r - p - q) × 10m + q;
}
}

```

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۲-۱۰ (ضرب اعداد صحیح بزرگ ۲)

می خواهیم بررسی کنیم که چه مدت طول می کشد تا دو عدد صحیح n رقمن در هم ضرب شوند.

عمل مبنایی: انجام یک عمل بر روی یک رقم دهد که به هنگام جمع، تفریق یا محاسبه 10^m ، $divide$ با 10^m ، rem با 10^m برای انجام هر یک از این سه فراخوانی اخیر، بایستی m مرتبه عمل مبنایی انجام شود.

اندازه ورودی: n تعداد ارقام در هر یک از دو عدد صحیح.

بدترین حالت زمانی رخ می دهد که در هر دو عدد صحیح، هیچ رقم صفر یافت نشود زیرا بازگشت، تنها زمانی خاتمه می پابد که به مقدار آستانه بررسیم. ما این حالت را بررسی می کنیم.
اگر n توانی از ۲ باشد، آنگاه تعداد رقمهای x ، y ، w و z دقیقاً برابر $n/2$ است. بنابراین، همانطوری که در جدول ۲-۴ نشان داده شده است،

$$n/2 \leq x + y \leq n/2 + 1$$

$$n/2 \leq w + z \leq n/2 + 1$$

یعنی اینکه اندازه ورودیهای زیر را برای فراخوانی های تابع داریم:

اندازه ورودی

$prod^2(x + y, w + z)$	$n/2 \leq n/2 + 1$
$prod^2(x, w)$	$n/2$
$prod^2(y, z)$	$n/2$

چون $n/2 = m$ است، لذا عملیات زمان-خطی جمع، تفریق، $prod^2$ و rem 10^m ، $divide$ 10^m است.

جدول ۲-۴ مثالهایی از تعداد ارقام $x+y$ در الگوریتم ۱-۱۰

n	x	y	$x+y$	Number of Digits in $x+y$
4	10	10	20	$2 = \frac{n}{2}$
4	99	99	198	$3 = \frac{n}{2} + 1$
8	1000	1000	2,000	$4 = \frac{n}{2}$
8	9999	9999	19,998	$5 = \frac{n}{2} + 1$

پیچیدگیهای زمانی خطی روی عناصر n دارند. بنابراین،

$$3W\left(\frac{n}{2}\right) + cn \leq W(n) \leq 3W\left(\frac{n}{2} + 1\right) + cn \quad \text{توانی از ۲} \\ W(s) = s$$

که در آن S کوچکتر یا مساوی مقدار آستانه و توانی از ۲ است؛ چراکه تمامی ورودی‌ها در این حالت، توانی از ۲ می‌باشند. در حالتی که n توانی از ۲ نباشد، نوشتن یک بازگشت همانند حالت قبلی امکان‌پذیر است اما باید از جزء صحیح بالا و پائین برای این منظور استفاده کنیم. با استفاده از استقرایی نظریه مثال B-۲۵ در ضمیمه B می‌توانیم نشان دهیم که $W(n)$ نهایتاً غیرنیزولی است. بنابراین، با توجه به نامساوی سمت چپ در بازگشت فوق و قضیه B-۲۶ استنباط می‌شود که

$$W(n) \in \Omega(n^{\log_2 3})$$

همچنین می‌توانیم نشان دهیم

$$W(n) = W'(n - 2) \in O(n^{\lg_2 3})$$

که با ترکیب دو نتیجه فوق داریم:

$$W(n) \in \Theta(n^{\lg_2 3}) \approx \Theta(n^{1/58})$$

بوروین و موئرو در سال ۱۹۷۵ با استفاده از تبدیل فوریه سریع، یک الگوریتم $\Theta(n \lg n)^{\lg 3}$ برای ضرب اعداد صحیح بزرگ ارائه دادند. می‌توان الگوریتمهایی برای سایر عملیات تغییر تقسیم و جذر روی اعداد صحیح بزرگ نوشت که پیچیدگی زمانی آنها مشابه عمل ضرب باشد.

۲-۷ تعیین مقادیر آستانه

همانطوری که در بخش ۲-۱ بحث شد، بازگشت به سریار نیاز دارد. اما اگر بخواهیم، بعنوان مثال، فقط ۸ کلید را مرتب کنیم، آیا واقعاً می‌ارزد که این سریار را به خاطر الگوریتم $n \lg n$ پذیریم و یا اینکه الگوریتم n^{Θ} را ترجیح می‌دهیم؟ یا شاید برای چنین ۸ کوچکی، مرتب‌سازی تبادلی (الگوریتم ۲-۳) سریعتر از مرتب‌سازی ادغامی بازگشتی خواهد بود؟ می‌خواهیم روش ارائه دهیم که تعیین می‌کند به ازاء چه مقادیری از ۸ الگوریتمی دیگر حداقل با همان سرعت فراخوانی الگوریتمی که نمونه‌ها را به نمونه‌های کوچکتر تقسیم می‌کند، عمل می‌نماید. این مقادیر، به الگوریتم تقسیم و غلبه (الگوریتم جانشین) و کامپیوتر بکارگیرنده این الگوریتم‌ها بستگی دارند. هدف این است که یک مقدار آستانه بھینه از ۸ بدست آوریم. این مقدار، یک اندازه نمونه است بطوری که برای هر نمونه کوچکتر، حداقل با همان سرعت فراخوانی الگوریتمی دیگر، که نمونه را بیشتر تقسیم می‌کند، خواهد بود و برای هر اندازه نمونه بزرگتر، تقسیم نمونه با سرعتی بیشتر انجام خواهد شد. با وجود این، آنچنانکه خواهیم دید، همیشه یک مقدار آستانه بھینه وجود ندارد. حتی اگر تعزیزه و تحلیل ما، یک مقدار آستانه بھینه را مشخص نکند، می‌توانیم با بکارگیری نتایج تحلیل، مقدار آستانه‌ای را بدست آوریم. سپس الگوریتم تقسیم و غلبه را طوری تغییر دهیم که وقتی ۸ به مقدار آستانه رسید، دیگر تقسیم نمونه صورت نگیرد؛ در عوض الگوریتمی دیگر فراخوانی شود. تاکنون کاربرد مقادیر آستانه را در الگوریتم‌های ۲-۸، ۲-۹ و ۲-۱۰ دیده‌ایم.

برای تعیین یک مقدار آستانه باید کامپیوتری را درنظر بگیریم که الگوریتم بر روی آن بکار گرفته شده است. این تکنیک، به هنگام استفاده از مرتب‌سازی ادغامی و تبادلی نشان داده شده است. در این تحلیل، از پیچیدگی زمانی بدترین حالت مرتب‌سازی ادغامی استفاده می‌کنیم. در واقع، سعی بر این است که رفتار بدترین حالت الگوریتم را بھینه کنیم. در هنگام تحلیل مرتب‌سازی ادغامی مشخص شد که بدترین حالت با بازگشت زیر بیان می‌شود:

$$W(n) = W\left(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor\right) + W\left(\lceil \frac{n}{2} \rceil\right) + n - 1$$

فرض کنید که الگوریتم مورد استفاده، مرتب‌سازی ادغامی ۲ (الگوریتم ۲-۴) و مدت زمان صرف شده برای تقسیم و ترکیب مجدد یک نمونه به اندازه ۸ توسط کامپیوتر بکارگیرنده این الگوریتم، برابر ۳۲۰ میکروثانیه است. توجه داریم که مدت زمان لازم برای تقسیم یک نمونه و ترکیب مجدد آن شامل مدت زمان محاسبه مقدار mid ، مدت زمان انجام عملیات پشتیاهی برای دو فراخوانی بازگشتی و مدت زمان ادغام دو زیرآرایه می‌باشد. از آنجاییکه چندین جزء بر مدت زمان تقسیم و ترکیب مجدد یک نمونه مؤثر هستند، بعد بنظر می‌رسد که زمان کل صرف شده، مقدار ثابتی از ۸ باشد. به هر حال، فرض کنید که شرایط تا حد امکان ساده باشد. به دلیل اینکه عبارت $1-1$ در فرمول محاسباتی $W(n)$ همان مدت زمان ترکیب مجدد یک نمونه است، لذا برای ۳۲ میکروثانیه خواهد بود. بدین ترتیب، برای مرتب‌سازی ادغامی ۲ داریم:

$$W(n) = W\left(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor\right) + W\left(\lceil \frac{n}{2} \rceil\right) + 32n \mu s$$

چون برای اندازه ورودی ۱، تنها یک بررسی در شرط نهایی انجام شده است، لذا فرض می کنیم که $W(1)$ اساساً برابر صفر است. برای سادگی کار، ابتدا بحث خود را به n محدود می کنیم که توانی از ۲ است. در این حالت بازگشت زیر را داریم:

$W(n) = 2W\left(\frac{n}{2}\right) + 32n \mu s$ $W(1) = 0 \mu s$	توانی از ۲،
---	-------------

با استفاده از تکنیکهای ضمیمه B می توان بازگشت فوق را حل نمود. جواب چنین است:

$$W(n) = 32n \lg n \mu s$$

فرض کنید بر روی همان کامپیوتر، مرتب سازی تبادلی برای یک نمونه به اندازه n دقیقاً $n(n-1)/2$ میکروثانیه وقت می گیرد. گاهی اوقات دانشجویان به اشتباه تصور می کنند که نقطه بهینه، یعنی جایی که مرتب سازی ادغامی ۲ باید مرتب سازی تبادلی را فراخوانی کند، می تواند از حل نامساوی زیر بدست آید:

$$n(n-1)/2 \mu s < 32n \lg n \mu s$$

که جواب برابر است با

$$n < 257$$

عقیده آنها بر این است که وقتی $n > 257$ باشد، بهتر است مرتب سازی تبادلی فراخوانی شود. در غیر اینصورت مرتب سازی ادغامی ۲ فراخوانی گردد. این تحلیل، تقریبی است چراکه مبنای بر توان ۲ بودن n گزاریدیم. نکته مهمتر اینکه این تحلیل نادرست است زیرا نقطه بهینه بدست آمده تنها به ما می گوید که اگر از مرتب سازی ادغامی ۲ استفاده کنیم و تقسیم را تا $n = 1$ ادامه دهیم، آنگاه برای $n > 257$ مرتب سازی تبادلی بهتر خواهد بود. می خواهیم از مرتب سازی ادغامی ۲ استفاده کنیم و تقسیم را تا آنچه ادامه دهیم که فراخوانی مرتب سازی تبادلی بهتر از تقسیم بیشتر نمونه ها باشد. درک انتزاعی این نکته که نقطه بهینه بایستی کوچکتر از 257 باشد کمی دشوار است. مثال واقعی زیر، نقطه ای را تعیین می کند که در آن، مرتب سازی تبادلی کارتر از تقسیم بیشتر نمونه ها می باشد. از این پس خود را محدود به n می کنیم که توانی از ۲ باشد.

مثال ۲-۷ می خواهیم مقدار آستانه بهینه برای الگوریتم ۲-۴ (مرتب سازی ادغامی ۲) را به هنگام فراخوانی الگوریتم ۱-۳ (مرتب سازی تبادلی) مشخص کنیم. فرض کنید مرتب سازی ادغامی ۲ را به گونه ای تغییر داده ایم که برای $1 \leq i \leq n$ (۱، مقدار آستانه است)، مرتب سازی تبادلی فراخوانی می شود. با فرض بکارگیری این الگوریتم ها بر روی کامپیوتر مفروض، برای مرتب سازی ادغامی ۲ داریم:

تعیین مقادیر آستانه ۷۷

$$W(n) = \begin{cases} \frac{n(n-1)}{2} & n \leq t \\ W(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + W(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 32n\mu s & n > t \end{cases} \quad (2-5)$$

مقدار بهینه t مقداری است که از تساوی دو عبارت بالا و پائین در معادله فوق بدست می‌آید؛ چراکه در این نقطه، فرخوانی مرتب‌سازی تبادلی به همان کارایی تقسیم بیشتر نمونه‌ها است. بنابراین، برای تعیین مقدار بهینه t بایستی عبارت زیر را حل کنیم:

$$W(\lfloor \frac{t}{2} \rfloor) + W(\lceil \frac{t}{2} \rceil) + 32t = \frac{t(t-1)}{2} \quad (2-6)$$

چون $\lfloor \frac{t}{2} \rfloor$ و $\lceil \frac{t}{2} \rceil$ هر دو کوچکتر یا مساوی t هستند، زمان اجرای نمونه‌ای به اندازه هر یک از آینهای، با عبارت بالای معادله ۲-۵ محاسبه می‌شود. بنابراین،

$$W(\lfloor t/2 \rfloor) = \frac{\lfloor t/2 \rfloor (\lfloor t/2 \rfloor - 1)}{2} \quad \text{و} \quad W(\lceil t/2 \rceil) = \frac{\lceil t/2 \rceil (\lceil t/2 \rceil - 1)}{2}$$

با جایگزینی این تساویها در تساوی ۲-۶ داریم:

$$\frac{\lfloor t/2 \rfloor (\lfloor t/2 \rfloor - 1)}{2} + \frac{\lceil t/2 \rceil (\lceil t/2 \rceil - 1)}{2} + 32t = \frac{t(t-1)}{2} \quad (2-7)$$

بطور کلی، در یک معادله با جزء صحیح بالا و پائین، وقتی که مقدار t را زوج با فرد در نظر بگیریم، می‌توانیم جوابهای متفاوتی بدست آوریم و به همین دلیل، همیشه یک مقدار آستانه بهینه وجود خواهد داشت. اگر یک مقدار زوج برای t قرار دهیم، با درنظر گرفتن $t/2 = \lfloor t/2 \rfloor$ و حل معادله ۲-۷ خواهیم داشت:

$$t = 128$$

و اگر یک مقدار فرد برای t قرار دهیم، با درنظر گرفتن $t/2 = \lceil t/2 \rceil$ و حل معادله ۲-۷ خواهیم داشت:

$$t = 128/008$$

بنابراین، ما یک مقدار آستانه بهینه برابر ۱۲۸ داریم.

اکنون مثالی ارائه می‌دهیم که در آن هیچ مقدار آستانه بهینه‌ای وجود ندارد.

مثال ۲-۸ فرض کنید برای یک الگوریتم تقسیم و غلبه که بر روی کامپیوتر بخصوصی در حال اجراست، مقدار $T(n)$ را از رابطه زیر تعیین می‌کنیم:

$$T(n) = 3T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 16n\mu s$$

که در آن مدت زمان لازم برای تقسیم و ترکیب مجدد یک نمونه به اندازه t ۱۶۰ میکروثانیه است.

همچنین فرض کنید که بر روی همان کامپیوتر، یک الگوریتم تکرار برای پردازش نمونه‌ای به اندازه t به $\frac{t}{2}$ میکروثانیه زمان نیاز دارد. لذا برای تعیین مقدار ۱ در جاییکه الگوریتم تکرار فراخوانی می‌شود، بایستی رابطه زیر را حل کنیم:

$$3T\left(\frac{t}{2}\right) + 16t = t^2$$

چون $t \leq \left(\frac{t}{2}\right)^2$ است، لذا الگوریتم تکرار زمانی فراخوانی می‌شود که ورودی به همین اندازه باشد و این بدین معناست که

$$T\left(\frac{t}{2}\right) = \frac{t}{2}^2$$

بنابراین بایستی رابطه زیر را حل کنیم:

$$\frac{t}{2}^2 + 16t = t^2$$

اگر یک مقدار زوج را به جای ۱ قرار دهیم (با قرار دادن $\frac{t}{2} = \frac{t}{2}$) و مسئله را حل کنیم، آنگاه

$$t = 64$$

اگر یک مقدار فرد را به جای ۱ قرار دهیم (با قرار دادن $\frac{t}{2} = \frac{t+1}{2}$) و مسئله را حل کنیم، آنگاه

$$t = 70/04$$

از آنجاییکه این دو مقدار ۱ با هم مساوی نیستند، لذا هیچ مقدار آستانه بهینه‌ای وجود ندارد. این بدین معناست که اگر اندازه نمونه، یک عدد صحیح زوج بین ۶۴ و ۷۰ باشد، تقسیم نمونه به نمونه‌های کوچکتر و ترکیب مجدد آنها بهینه‌تر است، در حالیکه اگر اندازه نمونه، یک عدد صحیح فرد بین ۶۴ و ۷۰ باشد، الگوریتم تکرار کاراتر خواهد بود. برای اندازه‌های کوچکتر از ۶۴، الگوریتم تکرار و برای اندازه‌های بزرگتر از ۷۰، روش تقسیم و غلبه همواره کارایی بیشتری خواهد داشت. جدول ۲-۵ اندازه نمونه‌های مختلف را نشان می‌دهد.

جدول ۲-۵ اندازه نمونه‌های مختلف که مقدار آستانه برای ۶ زوج، ۶۴ و برای ۷ فرد، ۷۰ است.

n	n^2	$3\left[\frac{n}{2}\right]^2 + 16n$
62	3844	3875
63	3969	4080
64	4096	4096
65	4225	4307
68	4624	4556
69	4761	4779
70	4900	4795
71	5041	5024

۷۹ چه وقت از روش تقسیم و غلبه استفاده نکنیم؟

۲-۸ چه وقت از روش تقسیم و غلبه استفاده نکنیم؟

تا حد امکان باید از بکارگیری روش تقسیم و غلبه در دو حالت زیر اجتناب کنیم:

۱- یک نمونه به اندازه n به دو یا چند نمونه به اندازه تقریبی n تقسیم می شود.

۲- یک نمونه به اندازه n به حدوداً n/c نمونه به اندازه c تقسیم می شود که c یک عدد ثابت است.

در اولین مورد، به یک الگوریتم زمان-نمایی و در مورد دوم به الگوریتم از نوع (n^{10}) هدایت می شویم که هیچگدام از اینها برای مقادیر بزرگ n قابل قبول نیستند. می توان دید که چرا این موارد منجر به کاهش راندمان می شوند. برای مثال، مورد اول شبیه به این است که ناپلئون، ارتش ۳۰،۰۰۰ نفری دشمن را به دو ارتش ۲۹,۹۹۹ نفری تقسیم کند (اگر چنین چیزی ممکن بود). وی با این کار تعداد سربازان دشمن را به جای نصف کردن، به دو برابر می رساند که در این صورت واترلو را خیلی زودتر ملاقات می کرد.

الگوریتم ۱-۶ (عنصر n ام فیبوناچی، بازگشتی)، یک الگوریتم تقسیم و غلبه است که نمونه ای که عنصر n را محاسبه می کند را به دو نمونه کوچکتر که به ترتیب عنصر $1-n$ ام و عنصر $-2-n$ ام را محاسبه می کند، تقسیم می نماید. اگرچه n به عنوان اندازه ورودی آن الگوریتم نیست ولی دقیقاً وضعیت مشابه اندازه ورودی توصیف شده دارد. یعنی تعداد عناصر محاسبه شده توسط الگوریتم ۱-۶، نمایی از n است؛ در حالیکه تعداد عناصر محاسبه شده توسط الگوریتم ۱-۷ (عنصر n فیبوناچی، بازگشتی) بر روی n وضعیت خطی دارد.

از طرف دیگر گاهی اوقات لازم است که یک مسئله به صورت نمایی باشد. در چنین مواقعی دلیلی وجود ندارد که از بکارگیری روش تقسیم و غلبه اجتناب کنیم. به مسئله بروجها هاتوی که در تمرین ۱۷ ارائه شده است، توجه کنید. به طور خلاصه، مسئله با حرکت n حلقه از یک میله به دیگری با رعایت برخی ضوابط خاص در چگونگی حرکت حلقه ها درگیر است. در تمرینات نشان خواهد داد که توالی حرکتها، که از اعمال روش تقسیم و غلبه استاندارد برای مسئله بدست آمده است، بر روی عنصر n به صورت نمایی است و البته این کاراترین ترتیب برای حل مسئله می باشد.

تمرینات

۲-۱ بخش

۱- با استفاده از جستجوی دودوبی (الگوریتم ۲-۱)، عدد صحیح ۱۲۰ را در لیست (آرایه) زیر جستجو کنید. مراحل را قدم به قدم نشان دهید.

۱۳۴ ۱۲۰ ۹۹ ۸۲ ۵۷ ۴۵ ۳۷ ۳۴ ۱۲

۲- فرض کنید که می خواهیم با استفاده از جستجوی دودوبی (الگوریتم ۲-۱)، یک لیست شامل ۷۰۰ میلیون عنصر را مورد جستجو قرار دهیم. مشخص کنید ماکزیمم تعداد مقایساتی که این الگوریتم باید برای جستجوی عنصری که در لیست وجود ندارد انجام دهد، چقدر است؟

۳- فرض کنیم که همواره یک جستجوی با موفقیت را انجام می‌دهیم. بدین معنا که در الگوریتم ۲-۱ می‌توان عنصر x را در لیست S پیدا کرد. در اینصورت الگوریتم را با حذف دستورات غیرضروری اصلاح کنید.

۴- نشان دهید که پیچیدگی زمانی بدترین حالت جستجوی دودویی (الگوریتم ۲-۱) با رابطه زیر محاسبه می‌شود:

$$W(n) = \lfloor \lg n \rfloor + 1$$

که در آن n به توانی از ۲ محدود نمی‌باشد. راهنمایی: ابتدا نشان دهید که معادله بازگشتی برای $W(n)$ برابر است با

$W(n) = 1 + W\left(\frac{n}{2}\right)$	برای $n > 1$
$W(1) = 1$	

برای انجام این کار، مقادیر زوج و فرد را به طور جداگانه برای n در نظر بگیرید. سپس از استقراء، برای حل معادله بازگشتی استفاده نمایید.

۵- فرض کنید که در الگوریتم ۲-۱ (سطر ۴)، تابع جداسازی (Split) به عبارت $mid=low$ تبدیل شود. استراتژی جستجوی جدید را تشریح کرده، کارایی آنرا تحلیل نموده و نتایج را به وسیله نمادهای ترتیب نشان دهید.

۶- الگوریتمی بنویسید که یک لیست n عنصری را با تقسیم به سه زیرلیست تقریباً $n/3$ عنصری، مورد جستجو قرار می‌دهد. این الگوریتم، زیرلیستی که احتمالاً عنصر مورد جستجو در آن قرار دارد را پیدا کرده و آن را به سه زیر لیست با اندازه‌های تقریباً یکسان تقسیم می‌کند. این فرآیند تا زمانی ادامه می‌یابد که عنصر مورد نظر پیدا شده یا مشخص شود که آن در لیست وجود ندارد. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با نمادهای ترتیب نمایش دهید.

۷- با استفاده از روش تقسیم و غلبه، الگوریتمی بنویسید که بزرگترین عنصر یک لیست n عنصری را پیدا کند. الگوریتم ارائه شده را تحلیل نموده و نتایج را با نمادهای ترتیب نشان دهید.

۲-۲ بخش

۸- با بکارگیری مرتب‌سازی ادغامی (الگوریتم ۲-۲ و ۲-۴)، لیست زیر را مرتب کنید. مراحل را قدم به قدم نشان دهید.

۱۲۳ ۳۴ ۱۸۹ ۵۶ ۱۵۰ ۱۲ ۹ ۲۴۰

۹- درخت فراخوانی‌های بازگشتی تمرین ۸ را نشان دهید.

۱۰- برای مسئله زیر، یک الگوریتم بازگشتی بنویسید که پیچیدگی زمانی بدترین حالت آن بدتر از $\Theta(n \lg n)$ نباشد. یک لیست با n عدد صحیح مثبت مجزا داده شده است. لیست را به دو

تمرینات ۸۱

زیر لیست با اندازه های $n/2$ تقسیم نماید بطوری که اختلاف بین مجموع اعداد صحیح در دو زیر لیست، ماکزیمم باشد. می توانید n را مضری از ۲ در نظر بگیرید.

۱۱- یک الگوریتم غیر بازگشتی برای مرتب سازی ادغامی (الگوریتم ۲-۲ و ۲-۴) بنویسد.

۱۲- نشان دهید که معادله بازگشتی برای پیچیدگی زمانی بدترین حالت مرتب سازی ادغامی (الگوریتم های ۲-۲ و ۲-۴) به صورت زیر است:

$$W(n) = W\left(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor\right) + W\left(\lceil \frac{n}{2} \rceil\right) + n - 1$$

که در آن n به توانی از ۲ محدود نمی شود.

۱۳- الگوریتم بنویسد که یک لیست n عنصری را، با تقسیم به سه زیر لیست تقریباً $n/3$ عنصری مرتب نماید. این الگوریتم هر یک از زیر لیست ها را به طور بازگشتی مرتب نموده و در نهایت آنها را با هم ادغام می کند. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با نعاده های ترتیب نشان دهید.

بخش ۲-۳

۱۴- رابطه بازگشتی زیر داده شده است:

$T(n) = \sqrt{T\left(\frac{n}{5}\right)} + 10n$ $T(1) = 1$	برای $n > 1$
---	--------------

۶۲۵) $T(n)$ را پیدا کنید.

۱۵- به روال $\text{Solve}(P, I, O)$ که در زیر آمده است، توجه کنید. این الگوریتم، مسئله P را با پیدا کردن خروجی (O) متناظر با هر ورودی (I) حل می کند.

```

Procedure solve(p, I, o)
begin
  If size(I) = 1 then
    find solution O directly
  else
    partition I into 5 inputs  $I_1, I_2, I_3, I_4, I_5$ , where
    size( $I_j$ ) := size( $I$ )/5 for  $j = 1, \dots, 5$ ;
    for  $j = 1$  to 5 do
      solve(p,  $I_j, O_j$ )
    end;
    combine  $O_1, O_2, O_3, O_4, O_5$  to get O for P with input I
  end
end;

```

فرض کنید (n) ، عمل مبنایی برای تقسیم نمونه ها و ترکیب مجدد آنها باشد. همچنین هیچ عمل مبنایی برای نمونه ای به اندازه ۱ وجود نداشته باشد.

۸۲ تقسیم و غلبه

(a) یک معادله بازگشتی $T(n)$ برای تعداد عملیات مبنایی مورد نیاز جهت حل مسئله P بتوانیم.

(b) اگر $(n) \in \Theta(n)$ باشد، جواب این معادله بازگشتی چیست؟ (اثبات لازم نیست).

(c) با فرض اینکه $n = n^2$ ، معادله بازگشتی را برای $n=27$ حل نمایند.

(d) یک جواب عمومی برای n وقتی که توانی از ۳ باشد، ارائه کنید.

۱۶- فرض کنید که در یک الگوریتم تقسیم و غلبه، یک نمونه مسئله به اندازه n را همیشه به 10 زیر نمونه به اندازه $n/3$ تقسیم می کنیم و مراحل تقسیم و ترکیب به مدت زمانی که در $\Theta(n^2)$ است، نیازمند می باشد. یک معادله بازگشتی برای زمان اجرای $T(n)$ نوشت و آن را حل نمایند.

۱۷- یک الگوریتم تقسیم و غلبه برای مسئله برجهای هانوی بتوانیم. مسئله برج هانوی شامل سه میله و n دیسک به اندازه های متفاوت است. هدف، جابجا کردن دیسک هایی که به ترتیب اندازه شان بر روی میله قرار دارند، از یکی از سه میله به میله دیگر با کمک میله کمک سوم می باشد. مسئله بایستی با توجه به قوانین زیر حل شود: ۱) وقتی دیسکی حرکت داده می شود، باید روی یکی از سه میله قرار داده شود. ۲) در هر زمان می توان فقط یک دیسک و آنهم دیسک بالایی میله را حرکت داد. ۳) هیچگاه دیسک بزرگتر روی دیسک کوچکتر قرار نمی گیرد.

(a) نشان دهید که برای الگوریتم شما، $T(n) = 3^n - 1$ است. [در اینجا $S(n)$ معرف تعداد مراحل حرکت ها] برای ورودی n دیسک می باشد.]

(b) ثابت کنید که هر الگوریتم دیگر، حداقل به همان تعداد حرکات بخش (a) نیاز دارد.

۱۸- هنگامی که الگوریتم تقسیم و غلبه، یک نمونه مسئله به اندازه n را به z زیر نمونه هایی به اندازه n/c تقسیم می کند، رابطه بازگشتی چنین است:

$$\boxed{T(n) = aT\left(\frac{n}{c}\right) + g(n) \quad n > 1} \\ T(1) = d$$

که در آن (n) هزینه فرآیندهای تقسیم و ترکیب مجدد نمونه ها و d یک مقدار ثابت است. با فرض $n = c^k$

(a) نشان دهید که

$$T(c^k) = d + \sum_{j=1}^k [a^{k-j} \times g(c^j)]$$

(b) رابطه بازگشتی را با درنظر گرفتن $(n) \in \Theta(n)$ حل کنید.

۲-۴ بخش

۱۹- با بکارگیری مرتب سازی سریع (الگوریتم ۲-۶) لیست زیر را مرتب کنید. مراحل را نشان دهید.

تمرینات ۸۳

۲۰- درخت فراخوانی های بازگشتی تمرین ۱۹ را نشان دهید.

۲۱- درستی رابطه زیر را مشخص کنید.

$$\sum_{p=1}^n [A(p-1) + A(n-p)] = 2 \sum_{p=1}^n A(p-1)$$

این نتیجه در تحلیل پیچیدگی زمانی حالت میانی الگوریتم ۲-۶ (مرتب سازی سریع) استفاده می شود.

۲۲- نشان دهید که اگر

$$W(n) \leq \frac{(p-1)(p-2)}{2} + \frac{(n-p)(n-p-1)}{2}$$

آنگاه

$$W(n) \leq \frac{n(n-1)}{2} \quad \text{برای } 1 \leq p \leq n$$

این نتیجه در تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۲-۶ استفاده می شود.

۲۳- یک الگوریتم غیربازگشتی برای مرتب سازی سریع (الگوریتم ۲-۶) بنویسید. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با نمادهای ترتیب نمایش دهید.

۲۴- فرض کنید که مرتب سازی سریع، اولین عنصر را به عنوان عنصر محوری در نظر می گیرد.

(a) یک لیست n عنصری (برای مثال، آرایه ای از ۱۰ عدد صحیح) بنویسید که نمایانگر بدترین حالت حل مسئله باشد.

(b) یک لیست n عنصری (برای مثال، آرایه ای از ۱۰ عدد صحیح) بنویسید که نمایانگر بهترین حالت حل مسئله باشد.

۲-۵ بخش

۲۵- نشان دهید که با اعمال یک تغییر جزئی در الگوریتم ۱-۴ (ضرب ماتریس) می توان تعداد جمعهای انجام شده را به $n^2 - n^3$ تقلیل داد.

۲۶- در مثال ۲-۴، ضرب دو ماتریس را به روش استراسن انجام دادیم. صحت حاصل ضرب را بررسی کنید.

۲۷- با بکارگیری الگوریتم استاندارد ضرب ماتریس، چه تعداد عمل ضرب بایستی برای محاسبه حاصل ضرب دو ماتریس 64×64 باشد انجام شود؟

۲۸- چه تعداد عمل ضرب باید برای محاسبه حاصل ضرب دو ماتریس 64×64 با استفاده از استراسن (الگوریتم ۲-۸) انجام شود؟

۲۹- یک معادله بازگشتی برای الگوریتم استراسن تغییر یافته که توسط ساموئل وینوگراد ارائه شده و در آن از ۱۵ جمع / تفریق به جای ۱۸ تا استفاده شده است، بنویسید. معادله بازگشتی را حل نموده و صحت جواب معادله را با بکارگیری پیچیدگی زمانی نشان داده شده در پایان بخش ۲-۵ بررسی کنید.

۸۴ تقسیم و غلبه

بخش ۲-۶

- ۳۰- با استفاده از الگوریتم ۲-۱۰ (ضرب اعداد صحیح بزرگ)، حاصلضرب 1253×23103 را پیدا کنید.
- ۳۱- چه تعداد ضرب نیاز است تا حاصلضرب دو عدد صحیح تمرین ۳۰ مشخص شود؟
- ۳۲- الگوریتم هایی بنویسد که عملیات زیر را انجام دهد.

$$U \times 10^m, \quad U \text{ divide } 10^m, \quad U \text{ rem } 10^m$$

که در آن، U یک عدد صحیح بزرگ، m یک عدد صحیح غیرمنفی، divide خارج قسمت و rem باقیمانده تقسیم دو عدد می‌باشد. الگوریتم را تجزیه و تحلیل نموده و نشان دهید که این عملیات می‌توانند به صورت زمان-خطی انجام شوند.

- ۳۳- الگوریتم ۲-۹ (ضرب اعداد صحیح بزرگ) را به گونه‌ای تغییر دهید که هر عدد صحیح n رقیق را تقسیم کند به

(a) سه عدد صحیح کوچکتر، هر یک با $\frac{n}{3}$ رقیق (فرض کنید $n = 3^k$)

(b) چهار عدد صحیح کوچکتر، هر یک با $\frac{n}{4}$ رقیق (فرض کنید $n = 4^k$)

الگوریتم را تحلیل نموده و پیچیدگی‌های زمانی آن را با نمادهای ترتیب نمایش دهید.

بخش ۲-۷

- ۳۴- الگورینمهای مرتب‌سازی سریع و مرتب‌سازی تبادلی را برای مرتب نمودن یک لیست n عنصری بر روی کامپیوتر تان بکار بگیرید. یک حد پائین برای n مشخص نمائید که بکارگیری Quicksort به همراه سربار آن را توجیه کند.

- ۳۵- الگورینمهای ضرب استاندارد و استراسن برای ضرب دو ماتریس $n \times n$ ($n = 2^k$) را بر روی کامپیوتر تان پیاده سازی کنید. حد پائین برای n مشخص کنید که دلیلی برای بکارگیری الگوریتم استراسن به همراه سربارش وجود داشته باشد.

- ۳۶- فرض کنید که روی کامپیوتر بخصوصی، $12n^2$ میکروثانیه زمان نیاز است تا یک نمونه به اندازه n در حالت الگوریتم ۲-۸ (استراسن)، تقسیم و مجددآ ترکیب شود. توجه داریم که این زمان شامل مدت زمان لازم جهت انجام همه جمع‌ها و تفریق‌ها است. اگر برای ضرب دو ماتریس $n \times n$ با استفاده از الگوریتم استاندارد به 2^n میکروثانیه وقت نیاز داشته باشیم، مقدار آستانه‌ای را تعیین کنید که در آن بایستی الگوریتم استاندارد به جای تقسیم بیشتر نمونه‌ها فراخوانی شود. آیا مقدار آستانه بهینه منحصر به فردی یافت می‌شود؟

بخش ۲-۸

- ۳۷- با استفاده از روش تقسیم و غلبه، الگوریتمی بازگشتی بنویسد که فاکتوریل n را محاسبه کند. اندازه ورودی را تعیین نمایید. آیا تابع شما دارای پیچیدگی زمانی به صورت نمایی است؟

-۳۸- فرض کنید که در یک الگوریتم تقسیم و غلبه، یک نمونه مسئله به اندازه n را همیشه به n زیر نمونه به اندازه $n/3$ تقسیم می کنیم و مراحل تقسیم و غلبه به مدت زمانی که به صورت زمان-خطی است، نیازمند می باشند. یک معادله بازگشتی برای زمان اجرای $T(n)$ نوشت و آن را حل کنید. جواب را با نمادهای ترتیب نشان دهید.

تمرینات اضافی

-۳۹- یک الگوریتم کارا بنویسید که عنصری را در یک جدول $n \times m$ (آرایه دو بعدی) جستجو کند. این جدول در راستای سطرها و ستونها مرتب شده است، بطوری که

$$\text{Table}[i][j] \leq \text{Table}[i][j + 1]$$

$$\text{Table}[i][j] \leq \text{Table}[i + 1][j]$$

-۴۰- فرض کنید که در یک تورنمنت حذفی، $n = 2^k$ تیم وجود دارد که در مرحله اول، $n/2$ بازی صورت می گیرد و $n/2 = 2^{k-1}$ بازیکن پیروز به مرحله دوم راه پیدا می کنند و الى آخر.

(a) یک معادله بازگشتی برای تعداد مراحل در تورنمنت ارائه دهید.

(b) اگر تعداد تیم ها به 64 برسد، چند مرحله در تورنمنت وجود خواهد داشت؟

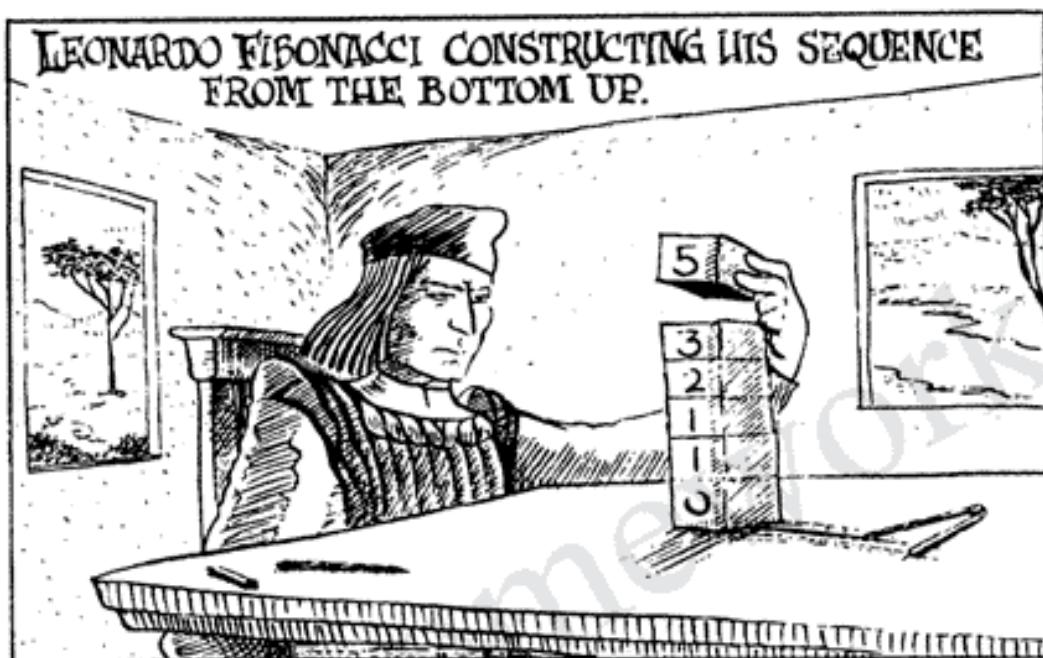
(c) معادله بازگشتی بخش (a) را حل نماید.

-۴۱- یک الگوریتم بازگشتی $(n \lg n) \Theta$ بنویسید که با قیمانده تقسیم x بر p را محاسبه نماید. سه عدد صحیح x ، n و p پارامترهای این الگوریتم می باشند. برای سادگی، می توانید فرض کنید که n توانی از ۲ است؛ یعنی $n = 2^k$ ، که در آن k یک عدد صحیح مثبت است.

-۴۲- با بکارگیری روش تقسیم و غلبه، یک الگوریتم بازگشتی بنویسید که ماکریزم مجموع را در هر زیرلیست از لیست α که شامل اعداد حقیقی است، پیدا کند. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با نمادهای ترتیب نمایش دهید.

فصل ۳

برنامه نویسی پویا (Dynamic Programming)



به خاطر آورید که تعداد عناصر محاسبه شده توسط الگوریتم تقسیم و غلبه برای محاسبه عنصر n ام دنباله فیبوناچی (الگوریتم ۱-۶) نماین از n بود، به این دلیل که روش تقسیم و غلبه، یک نمونه را به نمونه های کوچکتر تقسیم نموده و سپس آنها را کوکورانه حل می کرد. آنچنانکه در فصل ۲ گفته شد، این روش یک روش بالا به پائین است که در مسائلی نظریه مرتب سازی ادغامی (Mergesort) که در آن نمونه ها با هم بین ارتباط هستند، بکار می آید. این نمونه ها غیر مرتبط هستند زیرا هر یک شامل آرایه ای از کلیدها است که بایستی بطور جداگانه مرتب شود. اما در مسائلی نظریه عنصر n ام فیبوناچی، نمونه های کوچکتر با هم مرتبطند. برای مثال، برای محاسبه پنجمین عنصر فیبوناچی نیاز داریم که چهارمین و سومین عنصر فیبوناچی را محاسبه کنیم و به همین ترتیب، برای محاسبه چهارمین و سومین عنصر فیبوناچی باید دومین عنصر این دنباله مشخص شده باشد. از آنجاییکه الگوریتم تقسیم و غلبه، محاسبه این دو عنصر را به صورت جداگانه و مستقل از هم انجام می دهد، لذا عنصر دوم فیبوناچی بیش از بکار محاسبه می شود. بطور کلی، در مسائلی که نمونه های کوچکتر با هم مرتبط هستند، الگوریتم تقسیم و غلبه اغلب نمونه های مشترک را به صورت تکراری محاسبه می کند که در نتیجه، یک الگوریتم غیر کارا خواهد بود.

برنامه‌نویسی پویا، روشی است که در این فصل مورد بررسی قرار می‌گیرد. این تکنیک از این نظر شبیه به تقسیم و غلبه است که یک نمونه از مسئله را به نمونه‌های کوچکتر تقسیم می‌نماید. در این روش، ابتدا نمونه‌های کوچکتر را حل کرده و نتایج حاصله را ذخیره می‌کنیم؛ سپس، هنگامی که به نتیجه‌ای نیاز داریم، به جای محاسبه مجدد فقط آن را بازیابی می‌کنیم. عبارت "برنامه‌نویسی پویا" از تصوری کنترلی می‌آید و در این تعبیر، لفظ "برنامه‌نویس" به معنای استفاده از یک آرایه برای تولید یک جواب می‌باشد. همانطوریکه در فصل ۱ اشاره شد، الگوریتم کارای ما برای محاسبه عنصر n ام فیبوناچی (الگوریتم ۱-۷)، یک مثال از برنامه‌نویسی پویا است. به خاطر دارد که این الگوریتم، با ایجاد دنباله‌ای از $n+1$ عنصر اول آرایه A که از n تا n شاخص دهنده است، عنصر n ام دنباله فیبوناچی را محاسبه می‌کند. در یک الگوریتم برنامه‌نویسی پویا، تولید جواب از پائین به بالا انجام می‌شود. به عبارت دیگر، برنامه‌نویسی پویا، یک روش پائین به بالا می‌باشد. گاهی اوقات همانند الگوریتم ۱-۷، پس از ارائه الگوریتم با استفاده از یک آرایه (یا دنباله‌ای از آرایه‌ها) می‌توانیم با بازیبینی مجدد الگوریتم، بسیاری از فضاهای اشغال شده غیرضروری را اصلاح کنیم. مراحل تولید یک الگوریتم برنامه‌نویسی پویا به شرح زیر است:

- ۱- ارائه یک خاصیت بازگشتی جهت حل یک نمونه مسئله.
 - ۲- حل یک نمونه مسئله به روش پائین به بالا و با شروع از حل نمونه‌های کوچکتر.
- برای تشریح این مراحل، مثال ساده‌ای از برنامه‌نویسی پویا را در بخش ۳-۱ مطرح می‌کنیم. بخش‌های دیگر، کاربردهای پیشرفته‌تر برنامه‌نویسی پویا را مورد بحث و بررسی قرار می‌دهند.

۳-۱ ضریب دوجمله‌ای

ضریب دوجمله‌ای، که در بخش ۷-A از ضمیمه A معرفی می‌شود، به صورت زیر است:

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \quad \text{برای } k < n \quad .$$

ما نص توانیم برای مقادیری از n و k که کوچک نیستند، ضریب دوجمله‌ای را مستقیماً با استفاده از این تعریف محاسبه کنیم زیرا مقدار $n!$ بسیار بزرگ می‌شود. حتی برای مقادیر متوسط n نیز چنین کاری ممکن نیست. در تمرینات ثابت می‌کنیم که

$$\binom{n}{k} = \begin{cases} \binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} & 0 < k < n \\ 1 & k = 0 \text{ or } k = n \end{cases} \quad (3-1)$$

ما می‌توانیم به جای محاسبه $n!$ یا $k!$ از این خاصیت بازگشتی استفاده کنیم که این کار می‌تواند با استفاده از الگوریتم تقسیم و غلبه، به صورت زیر انجام شود.

الگوریتم ۳-۱

ضریب درجمله‌ای با استفاده از تقسیم و غلبه

مسئله: ضریب درجمله‌ای را محاسبه کنید.

وروودی: اعداد صحیح غیر منفی n و k در آن $n < k$ است.

خروجی: bin ضریب درجمله‌ای.

```
int bin (int n, int k)
{
    if (k == 0 || n == k)
        return 1;
    else
        return bin(n - 1, k - 1) + bin(n - 1, k);
}
```

این الگوریتم، همانند الگوریتم ۱-۶ (عنصر n ام فیبوناچی، بازگشتی) بسیار غیرکارا است. در تمرینات ثابت خواهیم کرد که برای تعیین $\binom{n}{k}$ ، الگوریتم باستی $1 - \binom{n}{k}$ عنصر را محاسبه کند. مشکل از آنجا ناشی می‌شود که در هر فراخوانی بازگشتی، نمونه‌های مشابه به صورت تکراری محاسبه می‌شوند. برای مثال $bin(n-1, k-1)$ و $bin(n-1, k)$ ، هر دو به نتیجه $bin(n-2, k-1)$ نیازمند می‌باشند و این نمونه به طور مجزا برای هر یک از این دو فراخوانی بازگشتی حل می‌شود. همانطوری که در بخش ۲-۸ ذکر شد، در روش تقسیم و غلبه، اگر یک نمونه را به دو نمونه کوچکتر که تقریباً به بزرگی نمونه اصلی هستند تقسیم کنیم، به روشی غیرکارا خواهیم رسید.

برنامه نویسی پویا، یک الگوریتم کارا برای رفع چنین مشکلاتی است. می‌خواهیم با استفاده از خاصیت بازگشتی ارائه شده در معادله ۳-۱، جوابی را در یک آرایه B ارائه کنیم که $[B[i][j]]$ شامل باشد. مراحل ایجاد یک الگوریتم برنامه نویسی پویا برای این مسئله بصورت زیر است:

۱- ارائه یک خاصیت بازگشتی، عناصر آرایه B به فرم زیر در می‌آید:

$$B[i][j] = \begin{cases} B[i-1][j-1] + B[i-1][j] & \cdot < j < i \\ 1 & j = \cdot \text{ or } j = i \end{cases}$$

۲- حل یک نمونه مسئله به روش پائین به بالا بوسیله محاسبه متوالی سطرهای B با شروع از اولین سطر. مرحله ۲ در شکل ۳-۱ نشان داده شده است (شاید متوجه شده باشید که آرایه مورد نظر به صورت مثلث پاسکال می‌باشد). در اینجا هر سطر، با استفاده از خاصیت بازگشتی مرحله ۱، از سطر قبلی خود محاسبه می‌شود. مقدار نهایی محاسبه شده $B[n][k]$ ، برابر $\binom{n}{k}$ باشد. مثال ۳-۱ این مراحل را نشان می‌دهد. توجه داشته باشید که در این مثال، تنها دو ستون اول محاسبه می‌شود زیرا در این مثال $k=2$ است. در حالت کلی، به مقادیر سطرهای بالای ستون K ام نیاز داریم. مثال ۱-۳-۱ مقدار $[B[0][0]]$ را

۸۹ ضرب دو جمله‌ای

شکل ۱-۳ آرایه B برای محاسبه ضرب دو جمله‌ای استفاده شده است.

					j	k
					0 1 2 3 4	
0	1					
1		1				
2	1	2	1			
3	1	3	3	1		
4	1	4	6	4	1	
					$B[i-1][j-1]$	$B[i-1][j]$
					\downarrow	
					$\rightarrow B[i][j]$	
					i	
					n	

محاسبه می‌کند چون ضرب دو جمله‌ای برای $n = k = 0$ تعریف شده است، بنابراین، ممکن است یک الگوریتم، این مراحل را انجام دهد؛ حتی اگر به این مقادیر در محاسبه دیگر ضرب دو جمله‌ای نیازی نباشد.

مثال ۱-۱ $B[n][k] = \binom{n}{k}$ را محاسبه کنید.

محاسبه سطر ۰: {این قسمت، فقط برای رعایت دقیق الگوریتم انجام شده}

{و بعد از این نیازی به محاسبه $[0][0]$ نمی‌باشد}.

$$B[0][0] = 1$$

محاسبه سطر ۱:

$$B[1][0] = 1$$

$$B[1][1] = 1$$

محاسبه سطر ۲:

$$B[2][0] = 1$$

$$B[2][1] = B[1][0] + B[1][1] = 1 + 1 = 2$$

$$B[2][2] = 1$$

۹۰ برنامهنویسی پویا

محاسبه سطر ۳:

$$\begin{aligned}B[3][0] &= 1 \\B[3][1] &= B[2][0] + B[2][1] = 1 + 2 = 3 \\B[3][2] &= B[2][1] + B[2][2] = 2 + 1 = 3\end{aligned}$$

محاسبه سطر ۴:

$$\begin{aligned}B[4][0] &= 1 \\B[4][1] &= B[3][0] + B[3][1] = 1 + 3 = 4 \\B[4][2] &= B[3][1] + B[3][2] = 3 + 3 = 6\end{aligned}$$

مثال ۳-۱ بطور افزایشی، مقادیر بزرگتری از ضرایب دوجمله‌ای رابه ترتیب محاسبه می‌کند. در هر تکرار مقادیر مورد نیاز برای آن تکرار، از قبل محاسبه و ذخیره شده است. این روند، اساس روش برنامه‌نویسی پویا است. الگوریتم زیر از این روش در محاسبه ضریب دوجمله‌ای استفاده می‌نماید.

۲-۲ محاسبه ضریب دوجمله‌ای با استفاده از برنامه‌نویسی پویا

مسئله: ضریب دوجمله‌ای را محاسبه کنید.

ورودی: اعداد صحیح غیر منفی n و k ، بطوری که $n < k$ است.

خروجی: bin2 ، ضریب دوجمله‌ای.

```
int bin2 (int n, int k)
{
    index i, j;
    int B[0..n][0..k];
    for (i = 0; i <= n; i++)
        for (j = 0; j <= minimum(i, k); j++)
            if (j == 0 || j == i)
                B[i][j] = 1;
            else
                B[i][j] = B[i - 1][j - 1] + B[i - 1][j];
    return B[n][k];
}
```

پارامترهای n و k اندازه ورودی این الگوریتم نیستند بلکه تنها به عنوان ورودی شناخته می‌شوند. اندازه ورودی این الگوریتم، تعداد نمادهایی است که این پارامترها را کدگذاری می‌کنند. ما وضعیت مشابهی را در بخش ۳-۱، در بحث الگوریتمهای محاسبه عنصر n ام فیبوناچی مورد بحث قرار دادیم. به هر حال، می‌توانیم با تعیین میزان عملکرد الگوریتم بعنوان تابعی از n و k ، کارایی آن را مشخص کنیم.

۹۱ الگوریتم فلود جهت یافتن کوتاهترین مسیرها

برای هر n و k معین، تعداد گذرهای انجام شده در حلقه j `for`-`for` را محاسبه می‌کنیم. جدول زیر، تعداد گذرهای را برای هر مقدار از آتشان می‌دهد

n	...	$k+1$	k	...	۲	۲	۱	۰	i	
$k+1$...	$k+1$	$k+1$...	۴	۳	۲	۱	تعداد گذرهای	

بنابراین، تعداد کل گذرهای انجام شده برابر است با

$$\frac{1 + 2 + 3 + 4 + \dots + k + (k+1) + (k+1) + \dots + (k+1)}{\text{مرتبه } n - k + 1}$$

با بکارگیری نتیجه مثال A-۱ از ضمیمه A، این عبارت معادل است با

$$\frac{k(k+1)}{2} + (n-k+1)(k+1) = \frac{(2n-k+2)(k+1)}{2} \in \theta(nk)$$

با استفاده از برنامه‌نویسی پویا به جای تقسیم و غلبه، در حقیقت یک الگوریتم با کارایی بسیار بالاتری ارائه نموده‌ایم. مطابق آنچه که قبلاً ذکر شد، برنامه‌نویسی پویا از این جهت که دارای یک خاصیت بازگشته برای تقسیم یک نمونه به نمونه‌های کوچکتر است، به روش تقسیم و غلبه شباهت دارد. اما تفاوت آنها در این که برنامه‌نویسی پویا، بجای استفاده کورکرانه از بازگشت، از خاصیت بازگشته جهت حل نمونه‌های تکراری به ترتیب و با شروع از کوچکترین نمونه استفاده می‌شود. در این روش، هر نمونه کوچکتر فقط یکبار حل می‌شود. برنامه‌نویسی پویا یک روش خوب برای زمانی است که تقسیم و غلبه موجب کاهش کارایی یک الگوریتم می‌شود.

آسانترین روش برای ارائه الگوریتم ۳-۲ تولید یک آرایه کامل دو بعدی B است. مشاهده می‌کنیم که وقتی یک سطر محاسبه می‌شود، دیگر نیازی به مقادیر سطرهای قبل از آن وجود ندارد. بنابراین، الگوریتم را می‌توان توسط تنها یک آرایه تک بعدی که از n تا k شاخص دهنده شده است، نوشت. این تغییر را در تمرینات بررسی می‌کنیم. یک اصلاح دیگر روی الگوریتم، با استفاده از این واقعیت که $\binom{n}{k} = \binom{n}{n-k}$ است، انجام می‌شود.

۳-۲ الگوریتم فلود جهت یافتن کوتاهترین مسیرها

یک مسئله متدال در حمل و نقل هایی، تعیین کوتاهترین مسیر پرواز از یک شهر به شهری دیگر است در صورتیکه بین آن دو شهر، مسیر مستقیم وجود نداشته باشد. بعداً الگوریتمی برای حل این مسئله و مسائل مشابه ارائه خواهیم داد. اما ابتدا، مروری اجمالی بر تئوری گرافها خواهیم داشت. شکل ۳.۲، یک گراف جهت دار و وزن دار را نشان می‌دهد. در نمایش تصویری گرافها، دایره‌ها نشانگر گره‌ها (vertices) و یک خط از یک دایره به دایره دیگر، نشانگر یک لبه (edge) می‌باشد. اگر هر لبه گراف

دارای جهت باشد، به آن گراف جهت دار (digraph) گویند. هنگام رسم لبه در چنین گرافی، از یک پیکان برای مشخص نمودن جهت لبه استفاده می‌کنیم. در یک گراف جهت دار، دو لبه می‌تواند بین دو گره وجود داشته باشد که جهت هر یک از لبه‌ها به سمت گره دیگر می‌باشد. برای مثال، در شکل ۲-۲ یک لبه از v_1 به v_2 و یک لبه از v_2 به v_3 وجود دارد. اگر به لبه‌ها مقادیر تخصیص یافته باشد، به آن مقادیر، وزن و به آن گراف، گراف وزن دار می‌گویند. ما فرض می‌کنیم که مقادیر وزن‌ها غیر منفی هستند. اگر چه به مقدار یک لبه، وزن گفته می‌شود ولی در بسیاری از کاربردها، این مقادیر معرف فاصله می‌باشند. در یک گراف جهت دار، به دنباله‌ای از گره‌ها که بین هر گره و گره بعدی یک لبه وجود داشته باشد، یک مسیر (path) اطلاق می‌شود. برای مثال در شکل ۲-۳، دنباله $[v_1, v_2, v_3, v_4]$ یک مسیر است زیرا هیچ لبدای v_1 به v_2 و یک لبه از v_2 به v_3 وجود دارد دنباله $[v_1, v_2, v_3, v_1]$ یک مسیر نیست زیرا هیچ لبه‌ای از v_3 به v_1 وجود ندارد. به مسیری که از یک گره شروع شده و به خودش باز می‌گردد، یک چونخه (cycle) گویند. مسیر $[v_1, v_2, v_3, v_1]$ یک چونخه است. اگر گرافی شامل یک چونخه باشد، به آن گراف چونخه‌ای گفته می‌شود؛ در غیر اینصورت به آن گراف غیر چونخه‌ای گویند. به مسیری که از یک گره دو بار عبور نکند، مسیر ساده اطلاق می‌شود. مسیر $[v_1, v_2, v_3, v_1]$ در شکل ۲-۳، یک مسیر ساده و مسیر $[v_1, v_2, v_3, v_4, v_1]$ یک مسیر غیر ساده است. توجه کنید که هرگز در یک مسیر ساده، زیرمسیری که دارای چونخه باشد وجود ندارد. طول (length) یک مسیر در یک گراف وزن دار، برابر مجموع وزن‌های مسیر است. در یک گراف بین وزن، تعداد گره‌های موجود در مسیر بیانگر طول مسیر می‌باشد.

همانطوریکه قبلاً نیز اشاره شد، مسئله پیدا کردن کوتاهترین مسیر از هر گره به گره‌های دیگر، در بسیاری از مسائل کاربرد دارد. واضح است که کوتاهترین مسیر بایستی یک مسیر ساده باشد. در شکل ۲-۳، سه مسیر ساده باشد. در شکل ۳.۲، سه مسیر ساده از v_1 به v_3 به شامهای $[v_1, v_2, v_3]$ ، $[v_1, v_3]$ و $[v_1, v_4, v_3]$ وجود دارد. از آنجاییکه

$$\text{length } [v_1, v_2, v_3] = 1 + 3 = 4$$

$$\text{length } [v_1, v_3] = 1 + 2 = 3$$

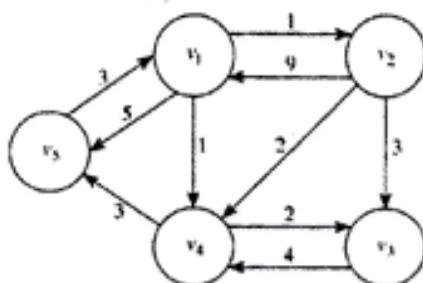
$$\text{length } [v_1, v_4, v_3] = 1 + 2 + 2 = 5$$

است، لذا $[v_1, v_3]$ کوتاهترین مسیر از v_1 به v_3 است. یکی از متداولترین کاربردهای کوتاهترین مسیر، تعیین کوتاهترین راه بین شهرها است.

مسئله کوتاهترین مسیر، یک مسئله بهینه‌سازی بوده و ممکن است بیش از یک جواب کاندید برای یک نمونه از مسئله بهینه‌سازی وجود داشته باشد. هر جواب کاندید، دارای یک مقدار است و یک جواب برای یک نمونه، جواب کاندیدی است که دارای یک مقدار بهینه می‌باشد. این مقدار، با توجه به نوع مسئله می‌تواند می‌نمایم یا ماقزیم باشد. در مسئله یافتن کوتاهترین مسیرها، یک جواب کاندید، یک مسیر از یک گره به گره دیگر است. در این مسئله، طول مسیر مقدار جواب کاندید است و مقدار بهینه، کوتاهترین طول مسیر می‌باشد. به دلیل اینکه بیش از یک مسیر با کوتاهترین طول از یک گره به گره دیگر می‌تواند

۹۳ الگوریتم فلود چهت یا قلت کوتاهترین مسیرها

شکل ۲-۲ یک گراف وزن دار و جهت دار



وجود داشته باشد، لذا مسئله ما بایستی هر یک از این مسیرها را انتخاب کند. بدیهی است که یک الگوریتم برای این مسئله بایستی برای هر گره، طول همه مسیرها از آن گره به هر گره دیگر را تعیین نموده و سپس حداقل این طولها را محاسبه کند. با وجود این، الگوریتم بدتر از زمان-نمایی است. برای مثال، فرض کنید که از هر گره به گره دیگر یک لبه وجود داشته باشد، آنگاه زیرمجموعه‌ای از همه مسیرها از یک گره به گره دیگر، مجموعه‌ای است از همه آن مسیرهایی که از اولین گره شروع و به گره دیگر ختم می‌شوند و در این میان از تمامی گره‌های دیگر نیز می‌گذرند.

از آنجاییکه دوین گره در این مسیر می‌تواند هر یک از ۲-۷ گره دیگر باشد، سومین گره در این مسیر می‌تواند هر یک از ۲-۸ گره دیگر باشد،... و دوین گره به انتهای مسیر تنها می‌تواند یک گره باشد، لذا مجموع تعداد مسیرها از یک گره به گره دیگر که از تمامی گره‌های دیگر نیز عبور کنند، عبارت است از

$$(n-2)(n-3)\dots(n-2)!$$

که بدتر از حالت نمایی است. در بسیاری از مسائل بهینه‌سازی با چنین وضعیتی روبرو می‌شویم؛ یعنی الگوریتمی که تمامی حالات ممکنه را در نظر می‌گیرد، زمان-نمایی یا بدتر از آن خواهد بود. هدف ما یافتن الگوریتمی با کارایی بهتر است. با استفاده از برنامه‌نویسی پویا می‌توانیم یک الگوریتم زمان-مریعی برای مسئله کوتاهترین مسیرها ارائه نماییم. ابتدا یک الگوریتم که تنها طول کوتاهترین مسیرها را تعیین می‌کند، نوشت و سپس آن را جهت تولید کوتاهترین مسیرها تغییر می‌دهیم. یک گراف وزن دار شامل n گره را با آرایه W به صورت زیر تعریف می‌کنیم:

$$W[i][j] = \begin{cases} \text{وزن لبه} & \text{اگر یک لبه از } i \text{ به } j \text{ وجود داشته باشد} \\ \infty & \text{اگر یک لبه از } i \text{ به } j \text{ وجود داشته باشد} \\ . & \text{اگر } j = i \end{cases}$$

در صورتیکه یک لبه از i به j وجود داشته باشد، به گره j ، مجاور (adjacent) گره i گویند. به همین دلیل، این آرایه به ماتریس مجاور نمایش گراف موسوم است. گراف شکل ۲-۳ را در شکل ۲-۳-۲ در شکل ۲-۳-۳ شامل طول کوتاهترین مسیرها در گراف می‌باشد. برای مثال $[D][2]=5$ برابر ۵ است چون طول کوتاهترین مسیر از v_1 به v_5 برابر ۵ می‌باشد. اگر ما بتوانیم

شکل ۳-۳ W معرف گراف شکل ۲-۲ و D شامل طول کوتاهترین مسیرها است. الگوریتم ما برای مسنه کوتاهترین مسیرها، مقادیر D را از طریق W محاسبه می‌کند.

	1	2	3	4	5		1	2	3	4	5
1	0	1	∞	1	5	D	0	1	3	1	4
2	9	0	3	2	∞	D	8	0	3	2	5
3	∞	∞	0	4	∞	D	10	11	0	4	7
4	∞	∞	2	0	3	D	6	7	2	0	3
5	3	∞	∞	∞	0	D	3	4	6	4	0

مقادیر D را به شکلی که در W آمده محاسبه کنیم، در اینصورت الگوریتم برای مسنه کوتاهترین مسیرها خواهیم داشت. این کار را می‌توان با تولید دنباله‌ای از $n+1$ آرایه $D^{(k)}$ که در آن $k < n$ و $D^{(k)}[i][j]$ طول کوتاهترین مسیر از v_i به v_j فقط با استفاده از گره‌های میانی $\{v_1, v_2, \dots, v_k\}$ است، انجام داد. قبل از اینکه نشان دهیم «چرا از طریق W، D را محاسبه می‌کنیم؟»، عناصر موجود در این آرایه‌ها را شرح می‌دهیم.

مثال ۳-۲ می‌خواهیم برخی از مقادیر $D^{(k)}[i][j]$ را بطور نمونه برای گراف شکل ۳-۲ محاسبه کنیم.
 $D^{(0)}[2][5] = \text{length}[V_2, V_5] = \infty$

$D^{(1)}[2][5] = \text{minimum}(\text{length}[V_2, V_5], \text{length}[V_2, V_1, V_5])$

$D^{(2)}[2][5] = D^{(1)}[2][5] = 14$ $\{\text{این مقادیر برای هر گرافی یکسان هستند زیرا}\}$
 $\{\text{کوتاهترین مسیری که از } v_2 \text{ شروع شود}\}$
 $\{\text{نمی‌تواند از } v_2 \text{ بگذرد.}\}$

$D^{(3)}[2][5] = D^{(2)}[2][5] = 14$ $\{\text{برای این گراف، این مقادیر مساویند زیرا}\}$
 $\{\text{با } v_4 \text{ هیچ مسیر جدیدی از } v_2 \text{ به } v_5 \text{ تولید نمی‌شود.}\}$

$D^{(4)}[2][5] = \text{minimum}(\text{length}[V_2, V_1, V_5], \text{length}[V_2, V_4, V_5],$
 $\text{length}[V_2, V_1, V_4, V_5], \text{length}[V_2, V_4, V_1, V_5])$
 $= \text{minimum}(14, 5, 13, 10) = 5$

$D^{(5)}[2][5] = D^{(4)}[2][5] = 5$ $\{\text{برای هر گرافی، این مقادیر مساویند زیرا کوتاهترین}\}$
 $\{\text{مسیر منتهی به } v_5 \text{ نمی‌تواند از عبور کند}\}$

آخرین مقدار محاسبه شده $(D^{(5)}[2][5])$ ، طول کوتاهترین مسیر از v_2 به v_5 است که مجاز به عبور از هر گره دیگر می‌باشد. بدین معنا که آن، طول کوتاهترین مسیر است.

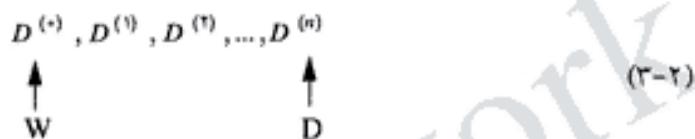
۹۵ الكورتم فلود جهت یاقنت کوتاهترین مسیرها

از آنجاییکه $[j][i]D^{(n)}$ طول کوتاهترین مسیر از j به i است که از تمامی گرههای دیگر منع گذرد، طول کوتاهترین مسیر از j به i نیز به شمار من روید. از آنجاییکه طول $[i][j]D^{(n)}$ کوتاهترین مسیر است که از تمامی گرههای دیگر نمی گذرد، لذا مقدار آن، وزن لبه j به i خواهد بود. گفته می که

$$D^{(+)} = W \quad , \quad D^{(n)} = D$$

بنابراین، برای تعیین D از W کافی است یک راه برای بدست آوردن $(*)$ D از $(+)$ D ارائه نمائیم. مراحل انجام این کار با استفاده از برنامه نویسی پویا به شرح ذیل می باشد:

- ارائه یک خاصیت (فرآیند) بازگشتی که از طریق آن بتوان $(k-1)$ D را از (k) D بدست آورد.
- حل یک نمونه مسئله از طریق یک تابع پاتین به بالا با تکرار فرآیند مرحله ۱ برای k از ۱ تا n . این عمل دنباله زیر را تولید می کند



مرحله ۱ را با درنظر گرفتن دو حالت زیر انجام می دهیم:

حالت ۱. حداقل کوتاهترین مسیر از j به i فقط با استفاده از گرههای مجموعه $\{v_k, v_{k-1}, \dots, v_1\}$ به عنوان گرههای میانی، از گره j استفاده نمی کند. در اینصورت

$$D^{(k)}[i][j] = D^{(k-1)}[i][j] \quad (3-3)$$

یک مثال از این حالت در شکل ۳-۲ چنین است:

$$D^{(0)}[1][2] = D^{(1)}[1][2]$$

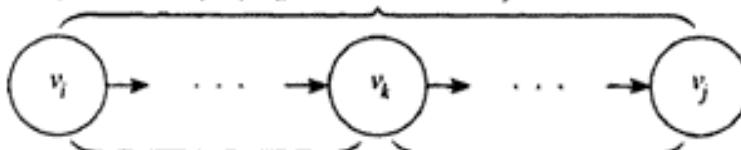
زیرا هنگامی که گره v_k را نیز در نظر می گیریم، کوتاهترین مسیر از j به i همچنان $\{v_k, v_{k-1}, \dots, v_1\}$ می باشد.

حالت ۲. تمامی کوتاهترین مسیرها از j به i فقط با استفاده از گرههای مجموعه $\{v_k, v_{k-1}, \dots, v_1\}$ به عنوان گرههای میانی، از j استفاده می کنند. در این حالت، هر یک از کوتاهترین مسیرها به صورتی که در شکل ۳-۴ آمده، ظاهر می شوند. از آنجاییکه v_k نمی تواند یک گره میانی در زیر مسیر j تا i باشد، لذا زیرمسیر فقط گرههای $(v_{k-1}, v_k, \dots, v_1)$ را به عنوان گرههای میانی بکار می گیرد و این اشاره دارد به اینکه طول زیرمسیر باستی معادل $D^{(k-1)}[i][k]$ باشد زیرا اولاً، طول زیرمسیر نمی تواند کوتاهتر باشد چون طول $D^{(k-1)}[i][k]$ طول یکی از کوتاهترین مسیرها از j به i است که تنها گرههای $(v_{k-1}, v_k, \dots, v_1)$ را به عنوان گرههای میانی بکار گرفته است. ثانیاً طول زیرمسیر نمی تواند طولانی تر باشد؛ زیرا در اینصورت می توانستیم آن را با یک مسیر کوتاهتر در شکل ۳-۴ جایگزین نمائیم که این موضوع، با این حقیقت که تمام مسیرها در شکل ۳-۴ خود یکی از کوتاهترین مسیرها می باشند، تناقض دارد. بطور مشابه، طول زیرمسیر v_k به i در شکل ۳-۴ باید معادل $D^{(k-1)}[i][k]$ باشد. بنابراین، در حالت دوم

$$D^{(k)}[i][j] = D^{(k-1)}[i][k] + D^{(k-1)}[k][j] \quad (3-4)$$

شکل ۳-۴ کوتاهترین مسیری که از v_k استفاده می‌کند.

کوتاهترین مسیر از v_i به v_j که فقط از گره‌های $\{v_1, v_2, v_3, v_k\}$ استفاده می‌کند.



کوتاهترین مسیر از v_k به v_j که فقط از گره‌های $\{v_1, v_2, v_{k-1}\}$ استفاده می‌کند. گره‌های $\{v_k, v_r, v_1, v_2\}$ استفاده می‌کند.

یک مثال از حالت دوم در شکل ۳-۲ چنین است:

$$D^{(1)}[5][3] = v = 4 + 3 = D^{(1)}[5][2] + D^{(1)}[2][3]$$

چون باید هر یک از حالت‌های اول یا دوم را داشته باشیم، مقدار $D^{(k)}[i][j]$ حداقل مقادیر موجود در سمت راست معادله‌های ۳-۲ و ۳-۴ می‌باشد به این معنی که می‌توان $D^{(k)}$ را توسط $(k-1)$ به صورت زیر محاسبه نمود:

$$D^{(k)}[i][j] = \min(D^{(k-1)}[i][j], D^{(k-1)}[i][k] + D^{(k-1)}[k][j])$$

حالات ۱ و ۲

مرحله اول را با استفاده از الگوریتم برنامه‌نویسی پویا انجام دادیم. برای انجام مرحله دوم، از فرآیند بازگشتی ارائه شده در مرحله ۱ برای تولید دنباله‌ای از آرایه نشان داده شده در عبارت ۳-۲ استفاده می‌کنیم. با یک مثال نشان می‌دهیم که چگونه هر یک از این آرایه‌ها توسط آرایه‌ها قبلی اش محاسبه می‌شود.

مثال ۳-۳ گراف داده شده در شکل ۳-۲ که به صورت ماتریس مجاور W در شکل ۳-۳ ارائه شده را در نظر بگیرید.

برخی محاسبات نمونه برای این گراف در زیر آمده است (می‌دانیم که $D^{(0)} = W$)

$$\begin{aligned} D^{(1)}[2][4] &= \min(D^{(0)}[2][4], D^{(0)}[2][1] + D^{(0)}[1][4]) \\ &= \min(2, 9 + 1) = 2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} D^{(1)}[5][2] &= \min(D^{(0)}[5][2], D^{(0)}[5][1] + D^{(0)}[1][2]) \\ &= \min(\infty, 3 + 1) = 4 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} D^{(1)}[5][4] &= \min(D^{(0)}[5][4], D^{(0)}[5][1] + D^{(0)}[1][4]) \\ &= \min(\infty, 3 + 1) = 4 \end{aligned}$$

پس از اینکه $D^{(2)}$ به طور کامل محاسبه شد، این توالی ادامه می‌باید تا اینکه $D^{(5)}$ محاسبه گردد. آرایه نهایی (D) شامل طولهای کوتاهترین مسیرها است که آن را در سمت راست شکل ۳-۲ نشان داده‌ایم.

۹۷ الگوریتم فلوید جهت یافتن کوتاهترین مسیرها

در ادامه، الگوریتم ارائه شده توسط فلوید (۱۹۶۲) مرسوم به الگوریتم فلوید رایبان نموده و توضیح می‌دهیم که چرا آن، علاوه بر آرایه ورودی W از یک آرایه D نیز استفاده می‌کند.

۳-۳ الگوریتم فلوید برای کوتاهترین مسیرها

مسئله: کوتاهترین مسیرها از هر گره در یک گراف وزن دار به گره‌های دیگر را محاسبه نماید. وزنهای اعدادی غیرمنفی هستند.

ورودی: یک گراف وزن دار وجهت دار، و n تعداد گره‌های گراف. گراف به صورت یک آرایه دو بعدی W ارائه می‌شود که سطرها و ستونهای آن از ۱ تا n شاخص دهنده‌اند. در این آرایه، $W[i][j]$ وزن یک لبه از گره i به گره j است.

خروجی: یک آرایه دو بعدی D که سطرها و ستونهای آن از ۱ تا n شاخص دهنده شده است. $D[i][j]$. طول یک کوتاهترین مسیر از گره i به گره j می‌باشد.

```
void floyd (int n
            const number W[ ][ ],
            number D[ ][ ])
{
    index i, j, k;
    D = W;
    for (k = 1; k <= n; k++)
        for (i = 1; i <= n; i++)
            for (j = 1; j <= n; j++)
                D[i][j] = minimum(D[i][j], D[i][k]+D[k][j]);
}
```

ما می‌توانیم محاسبات خود را تنها با بکاربردن آرایه D انجام دهیم زیرا مقادیر سطر k و ستون k ام در طبق k امین تکرار حلقه تغییری نمی‌یابد. یعنی در k امین تکرار، انتساب‌های زیر صورت می‌گیرد:

$$D[i][k] = \min(D[i][k], D[i][k]+D[k][k])$$

که معادل $D[i][k]$ می‌باشد و

$$D[k][j] = \min(D[k][j], D[k][k]+D[k][j])$$

که معادل $D[k][j]$ می‌باشد.

$D[i][j]$ در طول تکرار k ام، با مقدار خودش و مقادیر موجود در سطر و ستون k ام محاسبه می‌شود. چون این مقادیر از $1-k$ -امین تکرار حلقه باقی مانده‌اند، لذا اینها همان مقادیری هستند که ما می‌خواهیم. گاهی اوقات بعد از ارائه یک الگوریتم برنامه‌نویسی پویا، این امکان وجود دارد که با بازبینی الگوریتم، آن را از لحاظ فضای اشغال شده کارانه‌سازیم. حال می‌خواهیم الگوریتم فلوید را تحلیل کنیم.

تحلیل بیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۳-۲ (الگوریتم فلوید برای کوتاهترین مسیرها)

عمل مبنایی: دستور العمل های داخل حلقه `for`.

اندازه ورودی: n . تعداد گره های گراف.

ما یک حلقه در میان یک حلقه در میان حلقه ای دیگر با n گذر از هر حلقه داریم. بنابراین،

$$T(n) = n \times n \times n = n^3 \in \theta(n)$$

در زیر با اعمال تغییراتی در الگوریتم ۳-۲، کوتاهترین مسیرها را تولید می کنیم.

الگوریتم ۳-۴ الگوریتم فلوید برای کوتاهترین مسیرها

مسئله: همانند الگوریتم ۳-۳؛ بجز اینکه کوتاهترین مسیرها نیز تولید می شوند.

خروجی اضافی: یک آرایه P که سطراها و ستونهایش از ۱ تا n شاخص دهنده، بطوری که $P[i][j]$

بالاترین شاخص یک گره میانی در کوتاهترین مسیر از i به j است اگر حداقل

یک گره میانی وجود داشته باشد؛ صفر است اگر هیچ گره میانی وجود نداشته باشد.

```

void floyd2 (int n ,
              const number W[ ][ ],
              number D[ ][ ],
              index P[ ][ ])
{
    index i, j, k;
    for (i = 1; i <= n; i++)
        for (j = 1; j <= n; j++)
            P[i][j] = 0 ;
    D = W;
    for (k = 1; k <= n; k++)
        for (i = 1; i <= n; i++)
            for (j = 1; j <= n; j++)
                if (D[i][k]+D[k][j] < D[i][j]) {
                    P[i][j] = k;
                    D[i][j] = D[i][j] + D[k][j];
                }
}

```

شکل ۳-۵، آرایه تولید شده P را نشان می دهد که این آرایه، هنگام اعمال الگوریتم به گراف شکل ۲-۲ ایجاد می گردد. الگوریتم زیر با استفاده از آرایه P ، کوتاهترین مسیر از گره ۷ به گره ۶ را تولید می کند.

الگوریتم ۲-۵ نمایش کوتاهترین مسیر

مسئله: نمایش گره های میانی در کوتاهترین مسیر از یک گره به گره دیگر در یک گراف وزن دار.

وروودی: آرایه P که توسط الگوریتم ۳-۴ تولید شده و دو شاخص q و r از گره های گراف که به عنوان ورودی الگوریتم ۳-۴ من باشند و $p[i][j]$ بالاترین شاخص یک گره میانی در کوتاهترین مسیر از i به j است اگر حداقل یک گره میانی وجود داشته باشد؛ صفر است اگر هیچ گره میانی وجود نداشته باشد.

```
void path (index q, r)
{
    if (p[q][r] != 0){
        path(q, p[q][r]);
        cout << "v" << p[q][r];
        path(p[q][r], r);
    }
}
```

به خاطر دارد که طبق قرارداد فصل ۲، فقط از متغیرهایی که مقدارشان می توانند در فراخوانی های بازگشتی تغییر کنند، به عنوان ورودی های رودهای بازگشتی استفاده می کنیم. بنابراین، آرایه P یک ورودی برای تابع $path$ نیست. اگر الگوریتم با تعریف P بصورت سراسری بکار گرفته شود و ما در حال تعیین کوتاهترین مسیر از q به r باشیم، فراخوانی سطح بالای تابع $path$ بصورت $path(q,r)$ خواهد شد. با مقدار معین P در شکل ۳-۵، اگر مقدار q و r بترتیب برابر ۵ و ۳ باشد، خروجی بصورت $[v_1 \ v_2 \ v_3 \ v_4 \ v_5 \ v_6 \ v_7 \ v_8 \ v_9]$ خواهد بود. اینها گره های میانی روی کوتاهترین مسیر از q به r هستند. در تمرینات نشان خواهیم داد که برای الگوریتم ۳-۵، $W(n) \in \theta(n)$ خواهد بود.

۳-۳ برنامه نویسی پویا و مسائل بهینه سازی

به خاطر آورید که الگوریتم ۳-۴ نه تنها طول کوتاهترین مسیرها را معین می کند، بلکه کوتاهترین مسیرها را نیز تولید می کند. تولید یک جواب بهینه، سومین مرحله در ارائه الگوریتم برنامه نویسی پویا برای مسئله بهینه سازی است. یعنی مراحل ارائه چنین الگوریتمی به فرم زیر می باشد:

- ۱ - ارائه یک خاصیت بازگشتی که جواب بهینه یک نمونه مسئله را ارائه دهد.
- ۲ - محاسبه مقدار یک جواب بهینه به روش پائین به بالا.
- ۳ - تولید یک جواب بهینه در یک روش پائین به بالا.

مراحل ۲ و ۳، تقریباً در یک نقطه از الگوریتم انجام می شوند. به دلیل اینکه الگوریتم ۳-۲ یک مسئله بهینه سازی نیست، لذا مرحله سومی در آن وجود ندارد.

شکل ۳-۵ آرایه P که هنگام اعمال الگوریتم ۲-۴ به گراف شکل ۲-۲ تولید شده است.

	۱	۲	۳	۴	۵
۱	۰	۰	۴	۰	۴
۲	۵	۰	۰	۰	۴
۳	۵	۵	۰	۰	۴
۴	۵	۵	۰	۰	۰
۵	۰	۱	۴	۱	۰

ممکن است اینطور بنظر برسد که هر مسئله بهینه‌سازی می‌تواند با استفاده از برنامه‌نویسی پویا حل شود؛ ولی این چنین نیست. ما باید قاعدة بهینگی را در مسئله رعایت کنیم. این قاعده را در زیر آورده‌ایم.

تعریف قاعدة بهینگی در مسائلی مطرح می‌شود که یک جواب بهینه برای یک نمونه مسئله همواره شامل جوابهای بهینه برای همه زیرنمونه‌های آن باشد.

بیان قاعدة بهینگی برای مسئله بهینه‌سازی کار مشکلی است. با یک مثال بهتر می‌توانیم آن را درک کنیم در مسئله کوتاهترین مسیرها نشان دادیم که اگر v_1 یک گره روی یک مسیر بهینه از v_1 به v_7 باشد، آنگاه زیرمسیرهای $v_1, v_2, v_3, v_4, v_5, v_6$ نیز باید بهینه باشند. بنابراین، جواب بهینه برای نمونه شامل جوابهای بهینه برای همه زیرنمونه‌ها است و در واقع، قاعدة بهینگی اعمال می‌شود.

اگر قاعدة بهینگی در یک مسئله بکار رود، می‌توانیم یک خاصیت بازگشتی ارائه نماییم که یک جواب بهینه برای یک نمونه مسئله، جوابهای بهینه برای تمامی زیرنمونه‌هایش تولید نماید و این یک دلیل مهم و اساس برای یکارگیری برنامه‌نویسی پویا است. معنوان مثال، در مسئله کوتاهترین مسیرها، اگر زیرمسیرها خود کوتاهترین مسیر باشند، آنگاه مسیر ترکیب شده از این زیرمسیرها نیز کوتاهترین مسیر خواهد بود. لذا می‌توانیم با استفاده از خاصیت بازگشتی به روش پائین به بالا، جواب بهینه‌ای را برای نمونه‌های بزرگتر ارائه کنیم.

اگرچه قاعدة بهینگی ممکن است واضح و میرهن باشد ولی در عمل، قبل از اینکه فرض کنیم یک جواب بهینه را می‌توان با استفاده از برنامه‌نویسی پویا پیدا کرد، باید نشان دهیم که این قاعده برای آن صدق می‌کند. مثال زیر نشان می‌دهد که این قاعده در هر مسئله اعمال نمی‌شود

مثال ۳-۴ مسئله طولانی‌ترین مسیرها برای یافتن طولانی‌ترین مسیرهای ساده از هر گره به تمامی گره‌های دیگر را

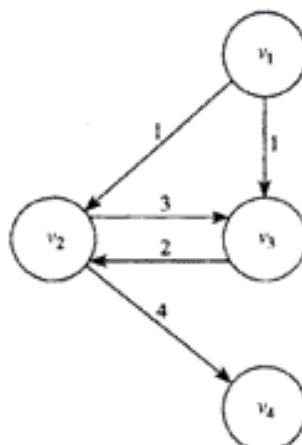
در نظر بگیرید. در شکل ۳-۶، مسیر ساده بهینه (طولانی‌ترین مسیر) از v_1, v_2, v_3, v_4, v_5 است.

با وجود این، زیرمسیر $[v_1, v_2]$ یک مسیر بهینه از v_1 به v_2 نیست زیرا

$$\text{Length}[v_1, v_2] = 1 \quad \text{Length}[v_1, v_2, v_3] = 4$$

۱۰۱ ضرب ماتریس (نیبرهای)

بنابراین، قاعده بینگی اعمال نمی‌شود زیرا مسیرهای بینه از v_1 به v_2 و از v_2 به v_3 را نمی‌توان در گذار هم قرار داد تا یک مسیر بینه از v_1 به v_3 بدست آید. انجام این کار، بجای آنکه یک مسیر بینه ایجاد کند، باعث ایجاد یک حلقه می‌شود.



شکل ۳-۶ یک گراف وزن دار با یک چرخه.

ادامه این فصل به مسائل بینه‌سازی اختصاص دارد. هنگام ارائه الگوریتم‌ها، صراحتاً مراحلی که بیان شده است را ذکر نمی‌کنیم؛ اما آنها را انجام می‌دهیم.

۳-۴ ضرب ماتریس زنجیره‌ای

فرض کنید می‌خواهیم یک ماتریس 2×2 را در یک ماتریس 2×2 به صورت زیر ضرب کنیم:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 7 & 8 & 9 & 1 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \\ 6 & 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 29 & 35 & 41 & 38 \\ 74 & 89 & 104 & 83 \end{bmatrix}$$

ماتریس حاصل، یک ماتریس 2×4 خواهد بود. اگر از روش استاندارد ضرب ماتریسها استفاده کنیم، سه عمل ضرب مقدماتی برای هر عنصر در ضرب لازم است. مثلاً اولین عنصر در ستون اول با

$$\frac{1 \times 7 + 2 \times 2 + 3 \times 6}{3 \text{ ضرب}}$$

ضرب بدست می‌آید. از آنجاییکه تعداد $2 \times 4 = 8$ ورودی در هر ضرب وجود دارد، تعداد کل ضرایب مقدماتی برابر $2^4 = 2 \times 4 \times 3 = 24$ می‌باشد. بطور کلی، برای ضرب یک ماتریس $j \times k$ در یک ماتریس $l \times m$ به روش استاندارد، نیاز به $j \times k \times l \times m$ ضرب مقدماتی داریم. ضرب چهار ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$A \times B \times C \times D \quad 2 \times 2 \quad 2 \times 30 \quad 30 \times 12 \quad 12 \times 8$$

ابعاد هر ماتریس در زیر آن آورده شده است. ضرب ماتریسی خاصیت شرکت پذیری دارد. یعنی ترتیب عمل

ضرب مهم نیست؛ مثلاً $(AB)(CD)$ هر دو به یک جواب می‌رسند. پنج ترتیب متفاوت برای ضرب چهار ماتریس وجود دارد که هر یک از آنها ممکن است منجر به تعداد ضربهای مقدماتی متفاوتی شوند. در مثال قبل، تعداد ضربهای مقدماتی زیر را برای هر ترتیب از آن داریم:

$$\begin{aligned} A(B(CD)) &= 30 \times 12 \times 8 + 2 \times 30 \times 8 + 20 \times 2 \times 8 = 3680 \\ (AB)(CD) &= 20 \times 2 \times 30 + 30 \times 12 \times 8 + 20 \times 30 \times 8 = 8880 \\ A((BC)D) &= 2 \times 30 \times 12 + 2 \times 12 \times 8 + 20 \times 2 \times 8 = 1222 \\ ((AB)C)D &= 20 \times 2 \times 30 + 20 \times 30 \times 12 + 20 \times 12 \times 8 = 10320 \\ (A(BC))D &= 2 \times 30 \times 12 + 20 \times 2 \times 12 + 20 \times 12 \times 8 = 3120 \end{aligned}$$

سومین ترتیب، ترتیب بهینه برای ضرب چهار ماتریس فوق است.

هدف ما ارائه الگوریتمی است که ترتیب بهینه‌ای را برای ضرب n ماتریس تعیین کند. ترتیب بهینه، فقط به ابعاد ماتریسها بستگی دارد. لذا علاوه بر آن ابعاد تنها ورودی الگوریتم می‌باشد. الگوریتم brute-force برای درنظر گرفتن تمامی ترتیبهای ممکن و یافتن حداقل آنها بکار می‌رود. نشان خواهیم داد که این الگوریتم حداقل بصورت زمان-نمایی است. فرض کنید n تعداد ترتیبهای مختلف باشد که می‌توان n ماتریس A_1, A_2, \dots, A_n را در هم ضرب نمود. زیرمجموعه‌ای از تمامی ترتیبهای، مجموعه‌ای از ترتیبهای n آخرین ماتریس ضرب شده آن است. همانطوری که در زیر آورده‌ایم، تعداد ترتیبهای مختلف این زیرمجموعه برابر $1 + t_{n-1}$ است که t_n آخرین ماتریس ضرب شده آن است. واضح است که t_n زیرمجموعه از t_{n-1} است زیرا آن، تعداد ترتیبهای مختلفی است که می‌توانیم A_n را با آن ضرب کنیم.

$$A_1(A_2 A_3 \dots A_{n-1})$$

t_n ترتیب مختلف

زیرمجموعه دوم از تمامی ترتیبهای، مجموعه‌ای از ترتیبهای است که t_n آخرین ماتریس ضرب شده آن است. واضح است که تعداد ترتیبهای مختلف این زیرمجموعه بیز برابر $1 + t_{n-1}$ است. لذا

$$t_n \geq t_{n-1} + t_{n-1} = 2t_{n-1}$$

از آنجاییکه تنها یک راه برای ضرب دو ماتریس وجود دارد، لذا $t_2 = 1$ می‌باشد. با استفاده از روشی که در ضمیمه B نشان خواهیم داد، می‌توان این بازگشت را حل نمود و نشان داد که $t_n \geq 3^{n-2}$ است.

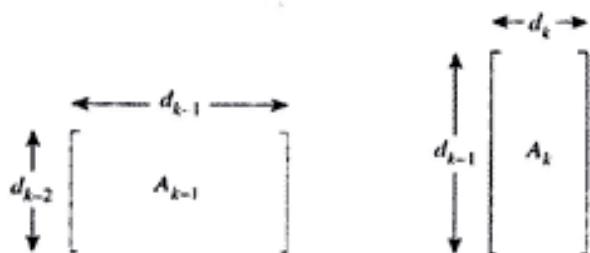
فهم اینکه قاعده بهینگی در این مسئله بکار رفته است، چندان مشکل نیست. یعنی ترتیب بهینه برای ضرب n ماتریس، شامل ترتیب بهینه برای ضرب هر زیرمجموعه‌ای از n ماتریس است. به عنوان مثال، اگر ترتیب بهینه برای ضرب شش ماتریس به صورت زیر باشد:

$$A_1(((A_2, A_3)A_4)A_5)A_6$$

در اینصورت، $(A_2, A_3)A_4$ بایستی ترتیب بهینه برای ضرب ماتریسهای A_2 و A_3 باشد؛ یعنی اینکه ما می‌توانیم از برنامهنویسی پویا برای تولید یک جواب استفاده کنیم.

ضرب ماتریس زیرهایی ۱۰۳

شکل ۷-۳ تعداد ستونهای A_{k-1} برایر با تعداد سطرهای A_k است.



از آنجائیکه ما در حال ضرب $k-1$ امین ماتریس A_{k-1} در k امین ماتریس A_k هستیم، لذا تعداد ستونهای A_{k-1} بایستی مساوی تعداد سطرهای A_k باشد. مثلاً در ضربی که قبلاً آورده شد، اولین ماتریس دارای سه ستون و دومین ماتریس دارای سه سطر است. اگر d را به عنوان تعداد سطرهای A_k و d_k را به عنوان تعداد ستونهای A_k در نظر بگیریم بطوری که $1 \leq k \leq n$ ، آنگاه ابعاد A_k عبارت است از $d_{k-1} \times d_k$. این موضوع در شکل ۷-۳ نشان داده شده است.

همانند بخش قبل، از توالی آرایه‌ها برای تولید یک جواب استفاده می‌کنیم. فرض کنید برای

$1 \leq i \leq j \leq n$ داریم:

$$M[i][j] = (i < j) \text{ تا } A_j \text{ تا } A_i \text{ برای } A_j$$

$$M[i][j] = 0$$

قبل از آنکه به چگونگی استفاده از این آرایه‌ها بپردازیم، مفهوم عناصر موجود در آنها را تشرح می‌کنیم.

مثال ۷-۵ فرض کنید شش ماتریس زیر را داریم:

$$\begin{array}{ccccccccc} A_1 & \times & A_2 & \times & A_3 & \times & A_4 & \times & A_5 \\ 5 \times 2 & & 2 \times 3 & & 3 \times 4 & & 4 \times 6 & & 6 \times 7 \\ d_1 & d_1 & d_1 & d_2 & d_2 & d_3 & d_4 & d_5 & d_6 \end{array}$$

برای ضرب $A_4, A_5, A_6, A_1, A_2, A_3$ در ترتیب و تعداد ضربهای مقدماتی زیر را داریم:

$$\begin{aligned} (A_4 A_5) A_6 &= d_4 \times d_5 \times d_6 + d_4 \times d_5 \times d_6 \\ &= 4 \times 6 \times 7 + 4 \times 6 \times 8 = 392 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} A_4 (A_5 A_6) &= d_4 \times d_5 \times d_6 + d_4 \times d_5 \times d_6 \\ &= 6 \times 7 \times 8 + 6 \times 7 \times 8 = 528 \end{aligned}$$

بنابراین

$$M[4][6] = \min(392, 528) = 392$$

ترتیب بهینه برای ضرب شش ماتریس باید دارای یکی از فاکتورگیریهای زیر باشد:

$$\begin{array}{ll}
 A_1(A_7A_7A_4A_5A_6) & -1 \\
 (A_1A_7)(A_7A_4A_5A_6) & -2 \\
 (A_1A_7A_7)(A_4A_5A_6) & -3 \\
 (A_1A_7A_7A_4)(A_5A_6) & -4 \\
 (A_1A_7A_7A_4A_5)A_6 & -5
 \end{array}$$

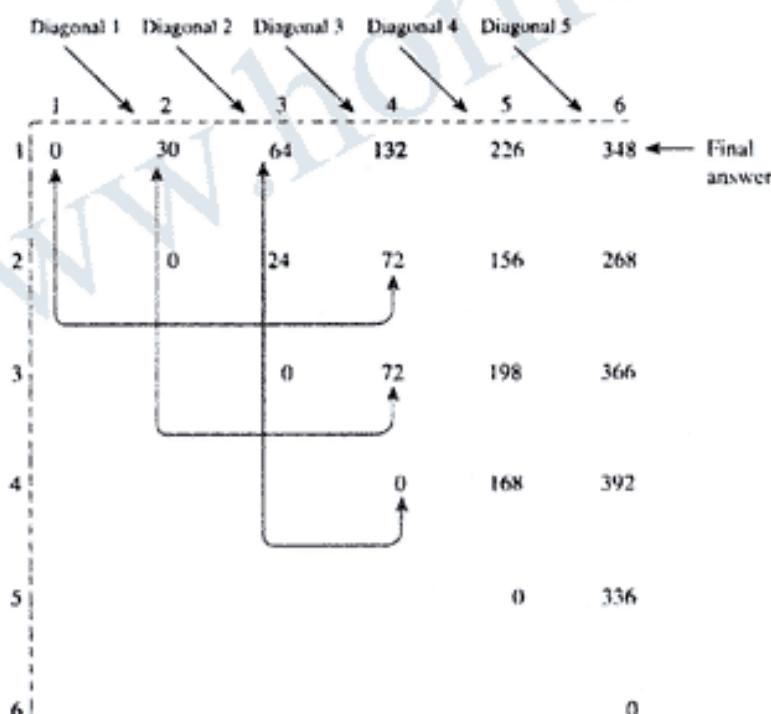
که درون هر پرانتز، حاصلضرب ها بر اساس ترتیب بهینه ماتریسها درون پرانتز بدست می آیند. ازین این فاکتورگیری ها، آن که دارای حداقل تعداد ضرب است باید بهینه باشد. تعداد ضربهای k امین فاکتورگیری برابر است با حداقل تعداد مورد نیاز برای بدست آوردن هر فاکتور بعلاوه تعداد مورد نیاز برای ضرب دو فاکتور، یعنی

$$M[1][k] + M[k+1][6] + d_1d_kd_6$$

به اینجا رسیده ایم که،

$$M[1][6] = \min_{1 \leq k \leq 5} (M[1][k] + M[k+1][6] + d_1d_kd_6)$$

در عبارت فوق، چیزی وجود ندارد که این محدودیت را بوجود آورده که اولین ماتریس A_1 باشد و یا آخرین ماتریس A_6 برای مثال می توانیم با ضرب $A_1 \cdot A_2 \cdot A_3 \cdot A_4 \cdot A_5$ به نتیجه ای مشابه دست یابیم. بنابراین، می توان این



شکل ۳-۸ آرایه M ، ارائه شده در مثال ۳-۶، که درون دایره قرار دارد، از زوج ورودی مشخص شده محاسبه می گردد.

ضرب ماتریس (نیمه‌ای) ۱۰۵

نتیجه را تعمیم داد تا خاصیت بازگشتن زیر را برای ضرب n ماتریس بدست آورد. برای $i \leq i \leq j \leq n$.

$$\begin{aligned} M[i][j] &= \min_{1 \leq k \leq j-1} (M[i][k] + M[k+1][j] + d_i \cdot d_k d_j) \\ \text{اگر } j < i, \quad M[i][i] &= 0 \end{aligned} \quad (3-5)$$

یک الگوریتم تقسیم و غلبه براساس این خاصیت، زمان-نمایی است. ما یک الگوریتم کارانتر با استفاده از برنامه‌نویسی پویا از این مقدار مراحلی مقدار $M[i][j]$ را محاسبه کنیم. از شبکه‌ای همانند مثلث پاسکال استفاده می‌شود (به بخش ۳-۱ نگاه کنید). محاسبات، که کمی پیچیده‌تر از محاسبات بخش ۳-۱ هستند، براساس خاصیت زیر از معادله ۳-۵ می‌باشند: $M[j] - M[i]$ از تمام ورودیهای همان سطر ۱-۳ هستند، براساس خاصیت زیر از معادله ۳-۵ می‌باشند: $M[i][j]$ به طرف پائین محاسبه می‌گردد. با استفاده از این خاصیت می‌توانیم ورودیهای n را اینطور محاسبه کنیم. سپس تمام ورودیهای قطر بالا ای کن را، که نامش را قطر ۱ می‌گذاریم، محاسبه می‌کنیم. سپس تمام ورودیهای قطر ۲ را محاسبه می‌کنیم و به همین ترتیب ادامه می‌دهیم. این شیوه را تا محاسبه تنها یک ورودی از قطر ۵ که جواب نهایی ما است ($M[1][6]$) ادامه می‌دهیم. این روال در شکل ۳-۸ برای ماتریسهای مثال ۳-۵ تشریح شده است. مثال زیر، محاسبات را نشان می‌دهد.

مثال ۳-۶ فرض کنید شش ماتریس مثال ۳-۵ را داریم. مراحل الگوریتم برنامه‌نویسی پویا به صورت زیر است. نتایج در شکل ۳-۸ نشان داده شده‌اند.

$$M[i][i] = 0, \quad 1 \leq i \leq 6,$$

محاسبه قطر ۱:

$$\begin{aligned} M[1][2] &= \min_{1 \leq k \leq 1} (M[1][k] + M[k+1][2] + d_1 \cdot d_k \cdot d_2) \\ &= M[1][1] + M[2][2] + d_1 \cdot d_1 \cdot d_2 \\ &= 0 + 0 + 0 \times 2 \times 3 = 0 \end{aligned}$$

مقدار $M[1][2]$ به همان ترتیب محاسبه می‌شوند. آنها را در شکل ۳-۸ نشان داده ایم.

محاسبه قطر ۲:

$$\begin{aligned} M[1][3] &= \min_{1 \leq k \leq 2} (M[1][k] + M[k+1][3] + d_1 \cdot d_k \cdot d_3) \\ &= \min(M[1][1] + M[2][3] + d_1 \cdot d_1 \cdot d_3, \\ &\quad M[1][2] + M[3][3] + d_1 \cdot d_2 \cdot d_3) \\ &= \min(0 + 24 + 0 \times 2 \times 4, 30 + 0 + 0 \times 3 \times 4) = 64 \end{aligned}$$

مقدار $M[1][3]$ به همان ترتیب محاسبه می‌شوند. این مقدار در شکل ۳-۸ نشان داده شده‌اند.

محاسبه قطر ۳:

$$\begin{aligned}
 M[1][4] &= \min_{1 \leq k \leq 2} (M[1][k] + M[k+1][4] + d_1 d_k d_4) \\
 &= \min (M[1][1] + M[2][4] + d_1 d_1 d_4, \\
 &\quad M[1][2] + M[3][4] + d_1 d_2 d_4, \\
 &\quad M[1][3] + M[4][4] + d_1 d_3 d_4) \\
 &= \min (0 + 72 + 5 \times 2 \times 6, 30 + 72 + 5 \times 3 \times 6, \\
 &\quad 64 + 0 + 5 \times 4 \times 6) = 132
 \end{aligned}$$

مقادیر $M[2][5], M[2][6], M[3][6]$ نیز به همین طریق محاسبه می‌شوند. که در شکل ۳-۸ نشان داده شد.

محاسبه قطر ۴: ورودیهای قطر ۴ نیز به همین طریق محاسبه می‌شوند که در شکل ۳-۸ نشان داده شد.

محاسبه قطر ۵: در نهایت، ورودی قطر ۵ نیز به همان صورت محاسبه می‌شود. این ورودی کوچکترین عدد حاصل از ضربهای مقدماتی (جواب نمونه) و مقدار آن برابر $M[1][6] = 348$ است.

الگوریتم زیر این روش را پیاده‌سازی می‌کند. تنها ورودیهای الگوریتم، ابعاد n ماتریس موسوم به مقادیر d_1 تا d_n می‌باشد. خود ماتریس به عنوان ورودی محسوب نمی‌شوند، زیرا مقادیر ماتریس‌ها مناسبی با مسئله ندارند. آرایه P حاصله از الگوریتم را می‌توان برای نمایش ترتیب بهینه بکار برد. این موضع را بعد از تحلیل الگوریتم ۳-۶ بررسی خواهیم کرد.

الگوریتم ۳-۶ حداقل تعداد ضربهای

مسئله: کمترین تعداد ضربهای مقدماتی را که برای ضرب n ماتریس ضروری است تعیین نموده، یک ترتیب که کمترین تعداد ضرب را تولید کند مشخص نماید.

ورودی: تعداد ماتریس‌ها n و یک آرایه از اعداد صحیح d ، که از صفر تا n شاخص‌دهی شده و $d[i] \times d[i-1] \dots d[1]$ معرف ابعاد ماتریس A می‌باشد.

خروجی: `minmult`، حداقل تعداد ضربهای مقدماتی برای ضرب n ماتریس، یک آرایه دو بعدی P که می‌توان با استفاده از آن، ترتیب بهینه ضرب را بدست آورد. سطرهای P از ۱ تا $n-1$ و ستونهایش از ۱ تا n شاخص‌دهی شده است. $P[i][j]$ نقطه‌ای است که ماتریسهای A را براساس یک ترتیب مطلوب برای ضرب ماتریسهای A از هم جدا می‌شوند.

```

int minmult (int n,
             const int d[],
             Index P[][]) {
    
```

ضرب ماتریس زیرهایی ۱۰۷

```

Index i, j, k, diagonal;
int M[1..n][1..n];
for (i = 1 ; i <= n ; i + +)
    M[i][j] = 0;
for (diagonal = 1; i <= n-1; diagonal+ +)
    for (i = 1; i <= n-diagonal ; i++) {
        j = i + diagonal;
        M[i][j] = minimum(M[i][j] + M[k+1][j] + d[i-l]*d[k]*d[j]);
        P[i][j] = a value of k that gave the minimum;
    }
return M[1][n];
}

```

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۳-۶ (حداقل تعداد ضربها)

عمل مبنایی: دستور العملهای اجرا شده برای هر مقدار k که شامل مقایسه ای برای بررسی کوچکترین مقدار نیز می باشد.

اندازه ورودی: n تعداد ماتریسها باید در هم ضرب شوند. سه حلقه تودرتو داریم. از آنجاییکه $y = i + \text{diagonal}$ است، لذا تعداد گذرهای از حلقه k برای مقادیر معین diagonal و i برابر است با

$$j - 1 - i - 1 = i + \text{diagonal} - 1 - i + 1 = \text{diagonal}$$

برای یک مقدار معین diagonal ، تعداد گذرهای انجام شده از حلقه i برابر است با $n - \text{diagonal}$ و به دلیل اینکه diagonal (قطر) در محدوده $1 \dots n-1$ قرار دارد، لذا تعداد کل دفعات انجام عمل مبنایی برابر است با

$$\sum_{\text{diagonal}=1}^{n-1} [(n-\text{diagonal}) \times \text{diagonal}]$$

در تمرینات ثابت خواهیم کرد که این عبارت معادل است با

$$\frac{n(n-1)(n+1)}{6} \in \Theta(n^3)$$

در ادامه نشان می دهیم که چگونه از آرایه P می توان یک ترتیب بهینه بدست آورد. مقادیر این آرایه، هنگامی که الگوریتم فوق به ابعاد مثال ۳-۵ اعمال می شود، در شکل ۳-۹ نشان داده شده است. به عنوان مثال، $P[2][5] = 5$ بدين معناست که ترتیب بهینه برای ضرب ماتریسها $A_1 A_2 A_3 A_4 A_5$ دارای فاکتورگیری $(A_1 A_2 A_3 A_4)$ است که ماتریسها درون پرانتز بر اساس یک ترتیب بهینه در هم ضرب می شوند. یعنی $P[2][5] = 5$ که مساوی ۴ است، نقطه ای است که ماتریسها باید از هم جدا شوند تا فاکتورها بدست آیند. ما می توانیم با مشاهده $P[1][6]$ یک ترتیب بهینه برای تعیین بالاترین سطح فاکتورگیری بدست آوریم. از آنجاییکه $P[1][6] = 1$ است، لذا فاکتورگیری سطح بالای ترتیب بهینه بصورت

شکل ۳-۹ آرایه P تولید شده از الگوریتم ۲-۶ که به عنوان ابعاد در مثال ۲-۵ بکار می رود

	۱	۲	۳	۴	۵	۶
۱		۱	۱	۱	۱	۱
۲			۲	۳	۴	۵
۳				۳	۴	۵
۴					۴	۵
۵						۵

($A_1 A_2 A_3 A_4 A_5 A_6 A_7 A_8 A_9 A_{10} A_{11}$) است. سپس با مشاهده $P[2][6]$ ، ترتیب بهینه جهت ضرب $A_1 \dots A_{11}$ را تعیین می کنیم. چون مقدار $P[2][6]$ مساوی ۵ است، فاکتورگیری آن برابر است با $(A_1 A_2 A_3 A_4 A_5)$. اکنون می دانیم که فاکتورگیری ترتیب بهینه بصورت $(A_1 A_2 A_3 A_4 A_5) A_6 A_7 A_8 A_9 A_{10} A_{11}$ است که هنوز باید فاکتورگیری برای ضرب $A_6 A_7 A_8 A_9 A_{10} A_{11}$ تعیین شود. آنگاه به $P[2][5]$ نگاه می کنیم و این روش را ادامه می دهیم تا اینکه تمام فاکتور گیریها تعیین شوند. جواب بدین صورت است:

$$A_1 (((((A_1 A_2 A_3 A_4 A_5) A_6) A_7) A_8) A_9) A_{10} A_{11}$$

الگوریتم زیر، روش فوق را پیاده سازی می کند.

الگوریتم ۳-۷ نمایش ترتیب بهینه

مسئله: ترتیب بهینه را برای ضرب n ماتریس نمایش دهد.

ورودی: عدد صحیح ثبت n و آرایه P که حاصل الگوریتم ۳-۶ است $P[i][j]$ نقطه ای است که ماتریس A_i و A_j را بترتیب i و j ترتیب بهینه برای ضرب ماتریسها، از هم جدا می شوند.

خروجی: یک ترتیب بهینه برای ضرب ماتریسها.

```
void order (index i, index j)
{
    if (i == j)
        cout << "A" << i;
    else{
        k = P[i][j];
        cout << "(";
        order(i, k)
        order(k+1, j);
        cout << ")";
    }
}
```

درختهای جستجوی دودویی بهینه ۱۰۹

طبق قرارداد روالهای بازگشتن، n و P ورودیهای تابع order نیستند بلکه ورودیهای الگوریتم می‌باشد. اگر الگوریتم را با تعریف n و P به صورت سراسری پیاده‌سازی کنیم، فراخوانی سطح بالای تابع order به صورت $\text{order}(1, n)$ خواهد بود. هنگامی که ابعاد مثال ۳-۵ مورد نظر باشند، الگوریتم عبارت زیر را نمایش میدهد.

$$A_1(((A_2 A_3) A_4) A_5)$$

دور کل عبارت زیر پرانتز وجود دارد زیرا الگوریتم به دور هر عنصر مرکب پرانتز قرار می‌دهد. در تمرینات نشان می‌دهیم که برای الگوریتم ۳-۷

$$T(n) \in \Theta(n)$$

الگوریتم $(n^3)\Theta$ برای ضرب ماتریس زنجیره‌ای در سال ۱۹۷۳ توسط گادبول مطرح شد. یالو در سال ۱۹۸۲ روشایی را برای تسریع در برخی راه حل‌های برنامه‌نویسی پویا ارائه داد. با استفاده از این روشها، تولید یک الگوریتم $(n^2)\Theta$ برای ضرب ماتریس زنجیره‌ای امکانپذیر شد. در سالهای ۱۹۸۲ و ۱۹۸۴ هیو و شینگ یک الگوریتم $(n \lg n)\Theta$ برای ضرب ماتریس زنجیره‌ای ارائه نمودند.

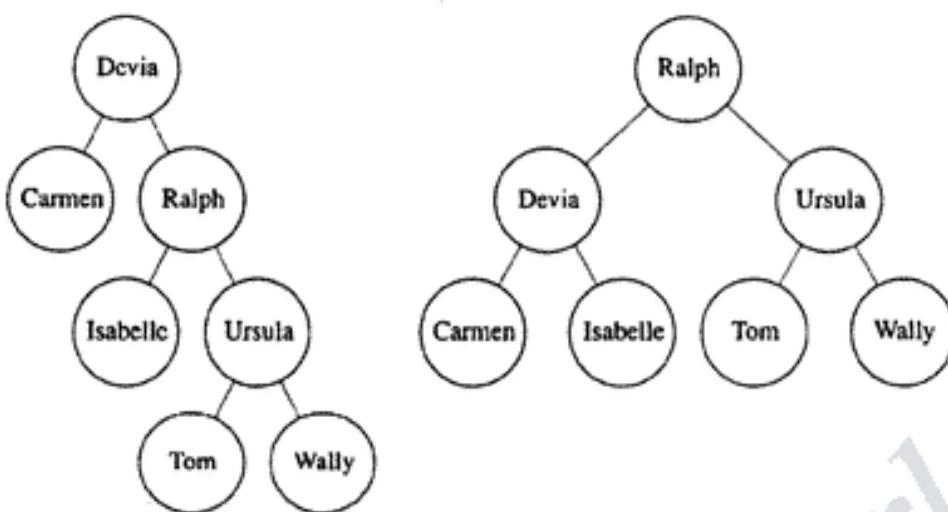
۳-۵ درختهای جستجوی دودویی بهینه

در ادامه، الگوریتمی را جهت تعیین روش مطلوب سازماندهی مجموعه‌ای از عناصر در یک درخت جستجوی دودویی ارائه می‌کنیم. قبل از بحث در مورد اینکه چه نوع سازماندهی مطلوب و بهینه در نظر گرفته می‌شود، مروزی بر این درختها خواهیم داشت. برای هر گروه در یک درخت دودویی، زیردرختی که ریشه‌اش در سمت چپ گره واقع است به نام زیردرخت چپ گره خوانده می‌شود. زیردرخت چپ ریشه به زیردرخت چپ درخت موسوم است. زیردرخت راست نیز همانند فوق تعریف می‌شود.

- یک درخت جستجوی دودویی، یک درخت دودویی از عناصر(کلید) است که از یک مجموعه مرتب بدست می‌آید بطوری که
- ۱- هرگره حاوی یک کلید است .
 - ۲- کلیدهای زیردرخت چپ یک گره معین، کوچکتر یا مساوی کلید در آن گره هستند.
 - ۳- کلیدهای زیردرخت راست یک گره معین بزرگتر یا مساوی کلید در آن گره هستند.

شکل ۳-۱۰، دو درخت جستجوی دودویی را نشان می‌دهد که هردو دارای کلیدهای مشابه می‌باشند در درخت چپ، به زیردرخت راست گره "ralph" توجه کنید. این زیردرخت شامل "Tom" و "Ursula" است که همگی با توجه به ترتیب حروف الفبا بزرگتر از "ralph" می‌باشند. اگر چه در حالت کلی، یک کلید می‌تواند بیش از یکبار در درخت جستجوی دودویی بکار رود اما به منظور سهولت کار، فرض می‌کنیم که کلیدها، مجزا (منحصر بفرد) هستند.

شکل ۳-۱۰ دو درخت جستجوی دودویی



عمق یک گره در یک درخت، تعداد لبه‌هایی است که در یک مسیر واحد از ریشه تا گره ادامه دارد. به آن، سطح گره در درخت نیز می‌گویند. معمولاً که یک گره یک عمق دارد یا یک گره در یک سطح قرار دارد. برای مثال در درخت سمت چپ شکل ۳-۱۰ عمق گره شامل "ursula" برابر ۲ است. یا اینکه گره در سطح ۲ قرار دارد. ریشه، عمقی برابر صفر دارد یا بعبارتی دیگر، ریشه در سطح صفر قرار دارد. بیشترین عمق تمامی گره‌های درخت، عمق درخت نامیده می‌شود. درخت سمت چپ شکل ۳-۱۰، عمقی برابر ۳ و درخت سمت راست، عمقی برابر ۲ دارد. یک درخت دودویی زمانی متعادل نامیده می‌شود که تفاوت عمق دو زیر درخت زیر درخت چپ ریشه برابر صفر و عمق زیر درخت راست آن برابر ۲ است. درخت سمت راست شکل ۳-۱۰ یک درخت متعادل است. عموماً یک درخت دودویی دارای رکوردهایی است که بر اساس مقادیر کلیدها بازیابی می‌شوند. هدف، سازماندهی کلیدها در یک درخت جستجوی دودویی است بطوری که زمان متوسط یافتن یک کلید در درخت به حداقل ممکن برسد. (برای آشنایی با میانگین، به بخش A-۸-۲ مراجعه نمایید) درختی که بدین صورت سازماندهی می‌شود، بهینه است. اگر احتمال وقوع تمامی کلیدها به عنوان کلید جستجو یکسان باشد، به راحتی می‌توان دریافت که درخت سمت راست در شکل ۳-۱۰، یک درخت بهینه است. مایشتر به حالتی می‌پردازیم که احتمال وقوع کلیدها بعنوان کلید جستجو، یکسان نیست. برای مثال، به منظور جستجو در درخت شکل ۳-۱۰ می‌توان یک نام از اسمی مردم ایالات متحده را بطور تصادفی انتخاب نمود. از آنجاییکه فراوانی نام "Tom" بیشتر از "ursula" است، لذا احتمال بیشتری را برای "Tom" فائل می‌شویم.

حالی را در نظر می‌گیریم که می‌دانیم کلید مورد جستجو در درخت وجود دارد. برای به حداقل رساندن متوسط زمان جستجو باید پیچیدگی زمانی یافتن یک کلید را بدانیم. بنابراین، قبل از ادامه بحث الگوریتم را نوشتند و تحلیل می‌کنیم که یک کلید را در یک درخت دودویی جستجو کند. در نوشته الگوریتم از نوع داده‌ای زیر استفاده می‌کنیم:

درخت جستجوی دودویی پوینت ۱۱۱

```
struct nodetype
{
    keytype key;
    nodetype* left;
    nodetype* right;
};

typedef nodetype* node_pointer;
```

این تعریف بدین معناست که متغیر `node_pointer` به یک رکورد از نوع `nodetype` اشاره می‌کند. به عبارتی دیگر، مقدار آن، آدرس حافظه رکورد می‌باشد.

الگوریتم ۲-۸ درخت جستجوی دودویی

مسئله: گره‌ای که حاوی یک کلید در درخت جستجوی دودویی است را مشخص کنید (فرض می‌کنیم که کلید در درخت وجود دارد).

ورودی: یک اشاره گر `tree` به یک درخت جستجوی دودویی و یک کلید `keyin`.

خروجی: اشاره گر `p` که به گره شامل کلید مورد جستجو اشاره می‌کند.

```
void search (node_pointer tree,
             keytype keyin,
             node_pointer& p)
{
    bool found;
    p = tree;
    found = false;
    while (!found)
        if (p -> key == keyin)
            found = true;
        else if (keyin < p -> key);
            p = p -> left;
        else
            p = p -> right;
}
```

به تعداد مقایسات انجام شده به وسیله روال `search` جهت یافتن یک کلید، زمان جستجو گفته می‌شود. هدف ما تعیین درختی است که متوسط زمان جستجو در آن، می‌بینیم باشد. همانطوریکه در بخش ۱-۲ گفته شد، فرض می‌کنیم که مقایسات با کارایی بالایی پیاده‌سازی می‌شوند. بنابراین، در الگوریتم قبلي تنها یک مقایسه در هر نکرار از حلقه کلی `while` انجام می‌شود. لذا زمان جستجو برای یک کلید معین

۱۱۲ برنامه نویسی پویا

برابر است با $\text{depth}(\text{key}) + 1$ ، که $\text{depth}(\text{key})$ عمق گره شامل کلید key می‌باشد. برای مثال، از آنجاییکه عمق گره شامل "Ursula" در سمت چپ شکل ۳-۱۰ برابر ۲ است، لذا زمان جستجو برابر است با $\text{depth}(\text{Ursula}) + 1 = 2 + 1 = 3$

فرض می‌کنیم که $\text{key}_1, \text{key}_2, \dots, \text{key}_n$ کلید و p_1, p_2, \dots, p_n احتمال کلید key_i به عنوان کلید جستجو باشد. اگر c_i تعداد مقایسات مورد نیاز برای پاقن key_i در یک درخت مفروض باشد، آنگاه متوسط زمان جستجو برای آن درخت برابر است با $\sum_{i=1}^n c_i p_i$ و این مقداری است که من خواهیم آن را به حداقل برسانیم.

مثال ۳-۷ شکل ۳-۱۱ پنج درخت متفاوت را برای $n=3$ نمایش می‌دهد. مقادیر واقعی کلیدها مهم نیستند؛ بلکه ترتیب آنها مورد نیاز است. اگر

$$p_1 = 1/7 \quad p_2 = 1/2 \quad p_3 = 1/1$$

باشد، آنگاه متوسط زمان جستجو برای درخت شکل ۳-۱۱ به صورت زیر است:

$$2(1/7) + 2(1/2) + 1(1/1) = 2/7 - 1$$

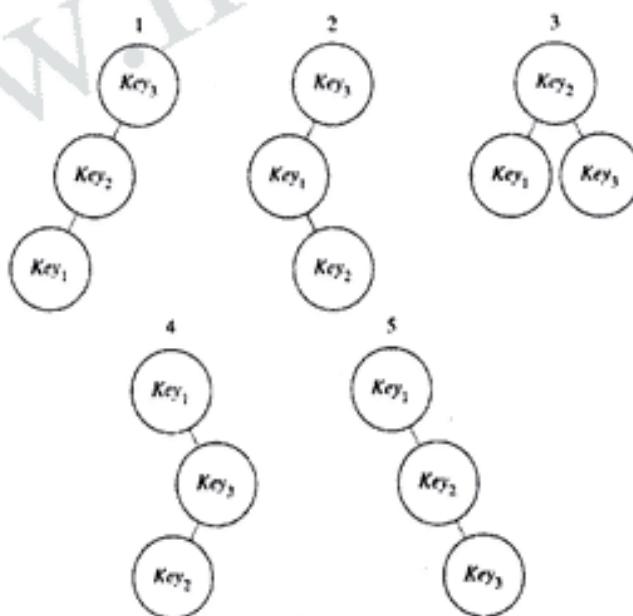
$$2(1/7) + 3(1/2) + 1(1/1) = 2/1 - 2$$

$$2(1/7) + 1(1/2) + 2(1/1) = 1/8 - 3$$

$$1(1/7) + 3(1/2) + 2(1/1) = 1/5 - 4$$

$$1(1/7) + 2(1/2) + 3(1/1) = 1/4 - 5$$

درخت پنجم، یک درخت بهینه است.



شکل ۳-۱۱ درختهای جستجوی ممکن، وقتیکه سه کلید وجود داشته باشد.

درختهای جستجوی دودویی بیانه ۱۱۳

در حالت کلی، ما نمی‌توانیم با در نظر گرفتن همه درختهای جستجوی دودویی، یک درخت جستجوی دودویی بهینه پیدا کنیم زیرا تعداد چنین درختهایی حداقل به صورت نمایی از n^n است. ما این موضوع را اینگونه ثابت می‌کنیم که اگر دقیقاً همه درختهای جستجوی دودویی با عمق ۱ - n را در نظر بگیریم، آنگاه تعداد درختها بصورت نمایی خواهد بود. در یک درخت جستجوی دودویی با عمق ۱ - n موقعیت هر گره اطراف ریشه در هر یک از $n-1$ سطح می‌تواند در سمت چپ یا راست گره پدرس باشد، یعنی اینکه در هر یک از سطوح مذکور، دو احتمال وجود دارد و این بدین معناست که تعداد درختهای جستجوی دودویی با عمق ۱ - n برابر است با 2^{n-1} .

برای ارائه الگوریتمی کاراتر می‌توان از برنامه‌نویسی پویا استفاده کرد. برای این منظور، فرض کنید کلیدهای i که key_i در درختی مرتب شده‌اند که مقدار c_{m,p_m} را به حداقل می‌رسانند که در آن c_m تعداد مقایسات مورد نیاز برای یافتن key_m در درخت می‌باشد. چنین درختی را یک درخت بهینه برای کلیدهای مذکور می‌نامیم و مقدار بهینه را با $A[i][j]$ نشان می‌دهیم. از آنجاییکه یک مقایسه برای یافتن یک کلید در یک درخت تک کلیدی صورت می‌گیرد، لذا $p_i = A[i][i]$

مثال ۳-۸ سه کلید و احتمالات مثال ۳-۷ مفروض است. یعنی

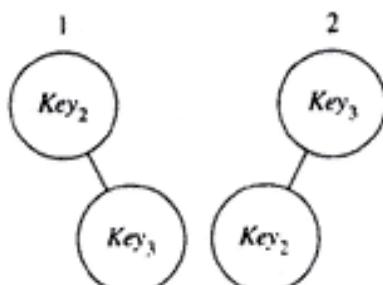
$$p_1 = 1/4 \quad p_2 = 1/2 \quad p_3 = 1/1$$

برای تعیین $A[2][3]$ باستانی دو درخت شکل ۳-۱۲ را در نظر بگیریم. برای این درخت داریم:

$$1(p_1) + 2(p_2) = 1(1/4) + 2(1/2) = 0/4 \quad -1$$

$$2(p_1) + 1(p_2) = 2(1/4) + 1(1/2) = 0/5 \quad -2$$

اولین درخت، بهینه است و $A[2][3] = 0/4$



شکل ۳-۱۲ درختهای جستجوی دودویی متشکل از key_2 و key_3

توجه کنید که درخت بهینه‌ای که در مثال ۳-۸ بدست آمده است، زیردرخت راست ریشه درخت بهینه در مثال ۳-۷ می‌باشد. حتی اگر این درخت دقیقاً مانند آن زیردرخت راست نبود، باز هم متوسط زمان جستجو در آن یکسان بود؛ چراکه درغیرابتصورت ما می‌توانیم آنرا با آن زیردرخت جایگزین نمائیم تا متوسط زمان جستجو در درخت حاصل کمتر شود. بطورکلی، هر زیردرخت از یک درخت بهینه باید برای تمام کلیدهای آن زیر درخت بهینه باشد. لذا، قاعدة بهینگی بکار گرفته می‌شود.

۱۱۴ برنامه نویسی پوشا

فرض می کنیم درخت ۱، یک درخت بهینه برای حالتی که key_k در ریشه درخت باشد، درخت ۲، یک درخت بهینه برای حالتی که key_k در ریشه درخت باشد،... و درخت n ، یک درخت بهینه برای حالتی که key_n در ریشه درخت باشد. برای هر زیر درخت های درخت k باستی بهینه باشند که دراینصورت متوسط زمان جستجو در این زیر درختها همانند شکل ۱۳-۲ خواهد بود. این شکل همچنین نشان می دهد که برای هر $m \neq k$ برای یافتن key_m در درخت k دقیقاً یک مقایسه بیشتر (یکی در ریشه) از زمانی که یافتن آن کلید در زیر درخت مورد نظر باشد انجام می گیرد. این مقایسه، مقدار $1 \times p_m$ را به متوسط زمان جستجو برای key_m در درخت k می افزاید. در نتیجه، متوسط زمان جستجو برای درخت k به صورت زیر می باشد.

$$\frac{A[1][k-1] + p_1 + \dots + p_{k-1}}{\text{Average time in left subtree}} + \frac{p_k}{\text{Average time comparing at root}} + \frac{A[k+1][n] + p_{k+1} + \dots + p_n}{\text{Average time in right subtree}} + \frac{p_m}{\text{Additional time comparing at root}}$$

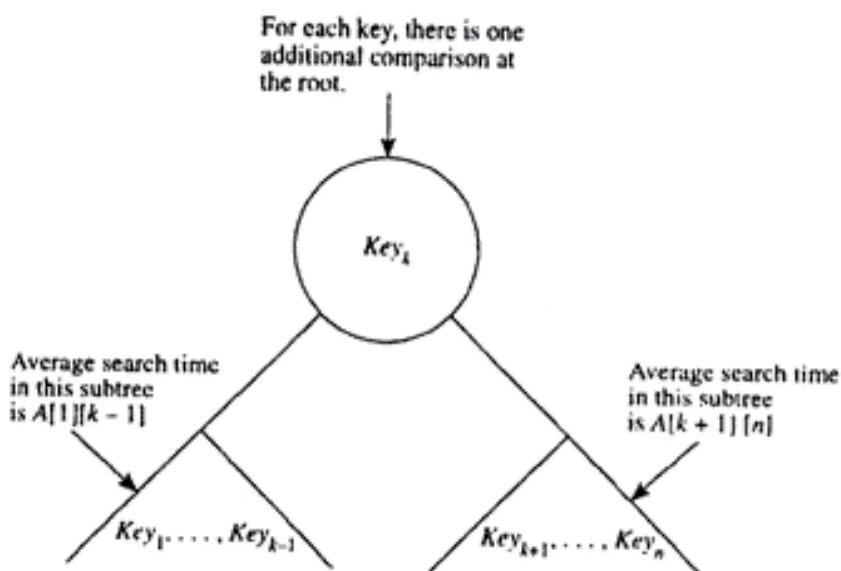
که معادل است با

$$A[i][k-1] + A[k+1][n] + \sum_{m=1}^n p_m$$

از آنجاییکه یکی از k درخت باستی بهینه باشد، لذا متوسط زمان جستجو برای درخت بهینه را به صورت زیر بدست می آوریم:

$$A[1][n] = \min(A[1][k-1] + A[k+1][n] + \sum_{m=1}^n p_m)$$

که در آن $A[1][n]$ و $A[n+1][n]$ برابر صفر می باشند. اگر چه مجموع احتمالات در این عبارت به وضوح برابر ۱ است، با وجود این، آن را به صورت مجموع نوشتهیم زیرا در حال حاضر می خواهیم به آن عمومیت ببخشیم. مطلبی از بحث قبلی وجود ندارد که نشان دهد لزوماً کلیدها باستی از key_n تا key_1 باشند. در حالت کلی، اینحالات میتوانند روی key_j صورت گیرد که در آن ($j < n$) است بنابراین داریم:



شکل ۱۳-۲ درخت جستجوی بهینه برای وقتی که key_k در ریشه وجود دارد.

درختهای جستجوی دودویی بهینه ۱۱۵

$$\begin{aligned} A[i][j] &= \underset{1 \leq k \leq n}{\text{minimum}} (A[i][k-1] + A[k+1][j] + \sum_{m=i}^j p_m) \quad i < j \\ A[i][i] &= p_i \\ A[i][i-1] &= 0 \quad A[j+1][j] = 0 \end{aligned} \quad (3-6)$$

با استفاده از معادله ۳-۶ می توانیم الگوریتمی بنویسیم که یک درخت جستجوی دودویی بهینه را تعیین نماید. از آنچنانکه $A[i][j]$ از ورودیهای سطر آم به طرف چپ $A[i][j]$ و ورودیهای ستون \bar{A} به طرف پائین $A[j][i]$ محاسبه می شوند، لذا ما با محاسبه متوالی مقادیر روی قطر کار را ادامه می دهیم (همانند آنچه در الگوریتم ۳-۶ انجام دادیم). بدلیل اینکه مراحل این الگوریتم خیلی شبیه به اقدامات انجام شده در الگوریتم ۳-۶ است، از بیان مثال برای نشان دادن این مراحل صرفنظر می کنیم، اما با ارائه یک الگوریتم ساده و به دنبال آن ذکر یک مثال، تابع بکارگیری الگوریتم را نشان می دهیم. با اجرای الگوریتم، آرایه R بدست می آید. این آرایه شامل شاخص کلیدهایی است که در هر مرحله برای ریشه انتخاب می شوند. برای مثال، $A[2][2]$ شاخص کلید در ریشه یک درخت بهینه است که حاوی دوین، سوین و چهارمین کلید است. بعد از تحلیل الگوریتم، درباره چگونگی ایجاد یک درخت بهینه بحث خواهیم کرد.

الگوریتم ۳-۹ درخت جستجوی دودویی بهینه

مسئله: یک درخت جستجوی دودویی بهینه برای مجموعه ای از کلیدها تعیین کنید که هر کدام از آنها، از احتمال معینی برای کلید جستجو بودن برخوردارند.

ورودی: ۱) تعداد کلیدها و یک آرایه از اعداد حقیقی به نام P که از ۱ تا n شاخص دهن شده است و $P[i]$ که معرف احتمال جستجوی کلید آم می باشد.

خروجی: متغیر minavg که مقدار آن، متوسط زمان جستجو برای یک درخت جستجوی دودویی بهینه است، و یک آرایه دو بعدی R که از آن می توان یک درخت بهینه ساخت. سطرهای R از ۱ تا $n+1$ و ستونهایش از ۰ تا n شاخص دهن شده اند و $R[i][j]$ معرف شاخص کلید در ریشه یک درخت بهینه ای است که دارای کلیدهای آم تا \bar{A} می باشد.

```
void optseardtree (int n,
                    const float p[],
                    float& minavg,
                    index R[ ][ ] )
{
    index i, j, k, diagondal;
    float A[1..n + 1][0..n];
    for (i = 1; i <= n; i++){
        A[i][i-1] = 0;
        R[0][i] = i;
        A[i][i] = p[i];
    }
}
```

```

R[i][i-1] = 0;
}
A[n+1][n] = 0;
R[n+1][n] = 0;
for (diagonal=1; diagonal <= n-1; diagonal++){
    for (i=1 ; i <= n - diagonal; i++){
        j = i + diagonal;
        A[i][j] = minimum (A[i][k-1] + A[k+1][j] +  $\sum_{m=i}^j p_m$ )
        R[i][j] = a value of k that gave the minimum;
    }
    minavg = A[1][n];
}

```

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۳-۹ (درخت جستجوی دودویی بهینه)

عمل مبنایی: دستورالعملهای اجرا شده برای هر متدار از k که شامل مقایسه برای ارزیابی کوچکترین عدد می‌باشد. برای محاسبه مقدار $\sum_{m=i}^j p_m$ ، هر بار نیازی به محاسبه مجدد نیست. در تمرینات یک روش کارا برای محاسبه این مجموع پذخواهیدگرد.

اندازه ورودی: n (تعداد کلیدها).

کنترل این الگوریتم تقریباً شبیه به الگوریتم ۳-۶ است با این تفاوت که برای مقادیر معین diajonad و j عمل مبنایی به تعداد $i + 1$ مرتبه انجام می‌شود. تحلیلی شبیه تحلیل الگوریتم ۳-۶ بیان می‌کند که

$$T(n) = \frac{n(n-1)(n+4)}{6} \in \Theta(n^3)$$

الگوریتم زیر، یک درخت دودویی از آرایه R دارای شاخص کلیدهایی است که در هر مرحله به عنوان ریشه انتخاب می‌شوند.

الگوریتم ۳-۱۰ تشکیل درخت جستجوی دودویی بهینه

مسئله: یک درخت جستجوی دودویی بهینه بسازید.

ورودی: تعداد کلیدها n ، آرایه‌ای از کلیدها شامل n کلید مرتب، آرایه R حاصل از الگوریتم ۳-۹.

$R[i][j]$ شاخص کلید در ریشه یک درخت بهینه است که شامل کلیدهای آم تا Zam می‌باشد.

خروجی: یک اشاره‌گر tree، که به یک درخت جستجوی دودویی بهینه حاوی n کلید اشاره می‌کند.

```
node_pointer tree (index i, j)
{
```

```

    index k;
    node_pointer p;
    k = R[i][j];
```

درختهای جستجوی دودویی بهینه ۱۱۷

```

if (k == 0)
    return NULL;
else{
    p = new nodetype;
    P -> key = key[k];
    P -> left = tree (i, k-1);
    P -> right = tree (k+1, j);
    return p;
}
}

```

دستور العمل $p = \text{new nodetype}$ یک گره جدید را گرفته و آدرس آن را در P قرار می‌دهد. طبق قرارداد ما برای الگوریتم‌های بازگشتی، پارامترهای i , j , Key و R ورودی‌های تابع tree نیستند. اگر الگوریتم با تعریف i , Key , j و R بصورت سراسری پیاده‌سازی شود، یک اشاره‌گر root به ریشه یک درخت جستجوی دودویی بهینه، به صورت زیر از فراخوانی تابع tree بدست می‌آید:

$$\text{root} = \text{tree}(1, n);$$
مثال ۳-۹ فرض کنید آرایه Key دارای مقادیر زیر باشد:

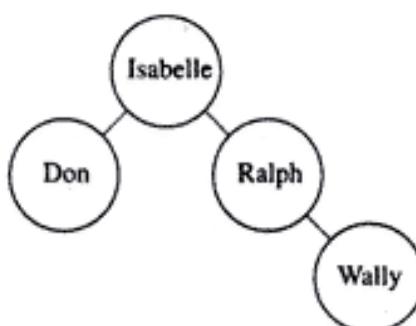
Don	Isabelle	Ralph	Wally
Key[۱]	Key[۲]	Key[۳]	Key[۴]

$$p_1 = ۲/۸ \quad p_2 = ۳/۸ \quad p_3 = ۱/۸ \quad p_4 = ۱/۸$$

آرایه‌های A و R که از الگوریتم ۳-۹ بدست آمده‌اند، در شکل ۳-۱۴، و درخت حاصل از الگوریتم ۳-۱۰ در شکل ۳-۱۵ نشان داده شده‌اند. حداقل متوسط زمان جستجو برابر $\frac{4}{7}$ می‌باشد. توجه کنید که $[1][1][2][2]$ می‌تواند ۱ یا ۲ باشد زیرا هر یک از این شاخصها می‌توانند شاخص ریشه در درخت بهینه‌ای باشد که تنها شامل دو کلید اول است. لذا این دو شاخص می‌توانند کمترین مقدار در الگوریتم ۳-۹ را مشخص کنند، یعنی هر دو می‌توانند برای $[1][1][2][2]$ انتخاب شوند.

	0	1	2	3	4		0	1	2	3	4
1	0	$\frac{3}{8}$	$\frac{9}{8}$	$\frac{11}{8}$	$\frac{7}{4}$		1	0	1	1	2
2		0	$\frac{3}{8}$	$\frac{5}{8}$	1		2		0	2	2
3			0	$\frac{1}{8}$	$\frac{3}{8}$		3		0	3	3
4				0	$\frac{1}{8}$		4			0	4
5					0		5				0

 A R شکل ۳-۱۴ آرایه‌های A و R که حاصل از اعمال الگوریتم ۳-۹ بر روی مثال ۳-۹ می‌باشند.



شکل ۳-۱۵ درخت حاصل از اعمال الگوریتم‌های ۲-۹ و ۲-۱۰ بر نمونه مثال ۲-۹

الگوریتم قبلی برای تعیین درخت جستجوی دودویی بهینه در سال ۱۹۵۹ توسط گیلبرت و مور مطرح شد. در سال ۱۹۸۲، یانو اظهار نمود که با استفاده از روش تریج برنامه‌نویس پویا می‌توان یک الگوریتم را $\Theta(n^2)$ بدست آورد.

۳-۶ مسئله فروشنده دوره‌گرد

فرض کنید فروشنده‌ای بخواهد برای فروش کالایش به ۲۰ شهر مسافت کند. هر شهر بوسیله یک جاده به چند شهر دیگر متصل است. برای به حداقل رساندن زمان مسافت، می‌خواهیم کوتاهترین مسیری را پیدا کنیم که از شهر محل سکونت فروشنده شروع می‌شود و از هر شهر دیگر یکبار عبور می‌کند و مجدداً به شهر محل سکونت فروشنده باز می‌گردد. تعیین کوتاهترین مسیر در این مسئله را مسئله فروشنده دوره‌گرد می‌نامیم. نمونه‌ای از این مسئله را می‌توان توسط یک گراف وزن دار که هر گره آن بیانگر یک شهر است، نشان داد. همانگونه که در بخش ۳-۲ مطرح شد، در گرافها وزن (فاصله) در یک جهت با وزن (فاصله) در جهت دیگر می‌تواند متفاوت باشد. مجدداً فرض می‌کنیم که فاصله‌ها اعدادی مثبت هستند شکل ۳-۲ و ۳-۱۶ چنین گرافهای وزن داری را نشان می‌دهند. یک تور (که به مدارها می‌توانی نیز موسوم است) در یک گراف جهت دار، مسیری است از یک گره به خودش بطوری که از گره‌های دیگر دقیقاً یکبار می‌گذرد. یک تور بهینه در یک گراف وزن دار و جهت دار، یک چنین مسیری با کمترین طول می‌باشد. مسئله فروشنده دوره‌گرد، یافتن یک تور بهینه در یک گراف وزن دار و جهت دار است از زمان یکه حداقل یک تور وجود دارد. از آنجاییکه نقطه شروع، به تور بهینه ارتباطی ندارد، لذا ۷ را به عنوان گره شروع (گره ابتدایی) در نظر می‌گیریم. در زیر، سه تور و طولهای آنها را برای گراف شکل ۳-۱۶ آورده‌ایم:

$$\text{length } [v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow v_3 \rightarrow v_4 \rightarrow v_5] = 22$$

$$\text{length } [v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow v_3 \rightarrow v_4 \rightarrow v_5] = 26$$

$$\text{length } [v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow v_3 \rightarrow v_4 \rightarrow v_5] = 21$$

آخرین تور، بهینه است. با در نظر گرفتن تمام تورهای ممکن، این نمونه را به سادگی حل نمودیم.

مسلله فروشنده دوره‌کرد ۱۱۹

در حالت کلی، از هر گره به هر گره دیگر یک لبه می‌تواند وجود داشته باشد. لذا اگر تمام تورهای ممکن را در نظر بگیریم، دوین گره روی تور می‌تواند هر یک از $n-1$ گره دیگر باشد. سومین گره روی تور می‌تواند هر یک از $n-2$ گره دیگر باشد... و n امین گره می‌تواند تنها یک گره باشد. در اینصورت مجموع تعداد تورها برابر است با

$$(n-1)(n-2) \dots (1) = (n-1)!$$

که بدتر از حالت نهایی است. آیا می‌توان از برنامه‌نویسی پویا برای حل این مسئله استفاده نمود؟ توجه کنید که اگر v_i با v_j روی یک تور بھینه باشد، زیر مسیر آن تور از v_i به v_j باید کوتاهترین مسیر از v_i به v_j باشد که از هر یک از گره‌های دیگر دقیقاً یکبار می‌گذرد. یعنی قاعده بھینگی بکار گرفته می‌شود و می‌توانیم از برنامه‌نویسی پویا استفاده کنیم. برای این منظور، گراف را با یک ماتریس مجاور D ، همانند آنچه در بخش ۳-۲ انجام داده‌ایم، بیان می‌کنیم. شکل ۳-۱۷ ماتریس مجاور ارائه شده برای گراف شکل ۳-۱۶ را نشان می‌دهد.

$$V = \text{مجموعه تمامی گره‌ها}$$

$$V = \text{یک زیرمجموعه از } A$$

$$A = D[v_i][A]$$

مثال ۳-۱۰ برای گراف شکل ۳-۱۶ داریم $V = \{v_1, v_2, v_3, v_4\}$ توجه کنید که $V = \{v_1, v_2, v_3, v_4\}$ معرف یک مجموعه و

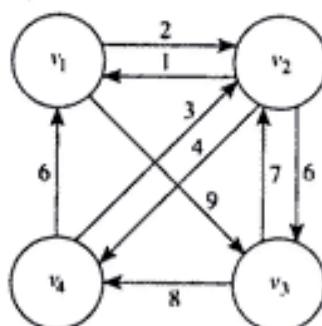
$[v_1, v_2, v_3, v_4]$ نهابانگر یک مسیر است. اگر $A = \{v_3, v_4\}$ آنگاه

$$D[v_1][A] = \text{length}[v_1, v_3, v_4, v_2] = \infty$$

اگر $A = \{v_3, v_4\}$ آنگاه

$$\begin{aligned} D[v_1][A] &= \text{minimum}(\text{length}[v_1, v_3, v_4, v_2], \text{length}[v_1, v_3, v_4, v_1]) = \\ &= \text{minimum}(20, \infty) = 20 \end{aligned}$$

	1	2	3	4
1	0	2	9	∞
2	1	0	6	4
3	∞	7	0	8
4	6	3	∞	0



شکل ۳-۱۷ ماتریس مجاور گراف شکل ۳-۱۶

شکل ۳-۱۶ تور بھینه، $[v_1 \ n_2 \ n_3 \ n_2 \ n_1]$

از آنجاییکه $\{v_i, v_j\} - V$ شامل تمام گره ها بجز v_i و v_j می باشد و قاعده بهینگی بکار رفته است، لذا $\min_{1 \leq j \leq n} (w[i][j] + D[v_j][V - \{v_i, v_j\}])$ طول یک تور بهینه

و در حالت کلی، برای $A \neq \emptyset$ که A وجود ندارد، داریم

$$\begin{aligned} D[v_i][A] &= \min_{v_j \in A} (w[i][j] + D[v_j][A - \{v_j\}]) \quad A \neq \emptyset \\ D[v_i][\emptyset] &= w[i][j] \end{aligned} \quad (3-7)$$

ما می توانیم با استفاده از معادله ۳-۷، یک الگوریتم برنامه نویسی پویا برای مسئله فروشنده دوره گرد بنویسیم. اما در ابتدا چگونگی عملکرد این الگوریتم را بررسی می کنیم.

الگوریتم برنامه نویسی پویا برای مسئله فروشنده دوره گرد

مسئله: یک تور بهینه برای یک گراف وزن دار و جهت دار مشخص نمائید. وزنها اعدادی غیر منفی هستند.

وروودی: یک گراف وزن دار و جهت دار، و n تعداد گره های گراف. گراف با یک آرایه دو بعدی W مشخص می شود که سطرها و ستونهایش از ۱ تا n شاخص دهنده شده اند و در آن $W[i][j]$ معرف وزن لبه از گره i به گره j است.

خروجی: یک متغیر $minlength$ که مقدار آن طول تور بهینه است، و یک آرایه دو بعدی P که یک تور بهینه را از روی آن می توان ساخت. سطرهای P از ۱ تا n و ستونهای آن با تمامی زیر مجموعه های $\{v_i\} - V$ شاخص دهنده شده اند. $P[i][A]$ شاخص اولین گره بعد از v_i بر روی کوتاه ترین مسیر از v_i تا V است که از تمام گره های A دقیقاً یکبار می گذرد.

```
vide travel (int n,
    const number W[ ][ ],
    index P[ ][ ],
    number& minlength)
{
    index i, j ,k;
    number D[1..n][subset of V-{v1}];
    for (i = 2; i <= n; i++)
        D[i][\emptyset] = w[i][1];
    for (k = 1; k <= n - 2; k++)
        for (all subsets A = V-{v1} containing k vertices
            for (i such that j \neq 1 and vi is not in A){
                D[i][A] = minimum (W[i][j] + D[vj][A-{vj}]);
                p[i][A] = value of j that gave the minimum
            }
        D[1][V-{v1}] = minimum (W[1][j] + D[vj][V-{v1}]);
        p[1][V-{v1}] = value of j that gave the minimum ;
        minlength = D[1][V-{v1}];
    }
```

مسئله فروشنده دوره‌گرد ۱۲۱

مجموعه‌های A و V و اعضای آنها، در این الگوریتم به عنوان متغیر تعریف نشده‌اند زیرا در پیاده‌سازی الگوریتم تعریف نمی‌شوند. از طرفی در نوشتن الگوریتم، بدون توجه به آنها دچار مشکل می‌شویم. قبل از آنکه نشان دهیم چگونه یک تور بهینه از آرایه P بدست می‌آید، به تحلیل الگوریتم می‌پردازیم. در ابتدا به یک قضیه نیاز داریم.

قضیه ۱-۳ برای هر $n > 0$ داریم

$$\sum_{k=1}^n k \binom{n}{k} = n^{2^{n-1}}$$

الثبات: به عنوان تمرین نشان خواهید داد که

$$k \binom{n}{k} = n \binom{n-1}{k-1}$$

بنابراین

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n k \binom{n}{k} &= \sum_{k=1}^n \binom{n-1}{k-1} \\ &= n \sum_{k=1}^{n-1} \binom{n-1}{k} \\ &= n^{2^{n-1}} \end{aligned}$$

تساوی اخیر با استفاده از نتیجه مثال ۱-۱۰ از ضمیمه A بدست آمده است.

تحلیل پیچیدگی زمانی و حافظه‌ای حالت معمول الگوریتم ۱-۱۱

(الگوریتم برنامه‌نویسی پویا برای مسئله فروشنده دوره‌گرد)

عمل مبنایی: زمان در اوین و آخرین حلقه در مقایسه با زمان در حلقه میانی بسیار اهمیت است. زیرا حلقه میانی شامل سطوح متعددی می‌باشد. بنابراین، ما دستورالعمل‌های اجرا شده برای هر مقدار از V را بعنوان عمل مبنایی در نظر می‌گیریم که شامل یک دستورالعمل جمع نیز می‌باشد.

اندازه ورودی: آن تعداد گره‌های موجود در گراف.

برای هر مجموعه A که شامل K گره است، باید $n-k$ گره را در نظر بگیریم. برای هر یک از این گره‌ها، k مرتبه عمل مبنایی انجام می‌شود. از آنجاییکه تعداد زیرمجموعه‌های A از $(V-1)-V$ که شامل k گره است

برابر می‌باشد، لذا مجموع تعداد دفعات اجرای عمل مبنایی برابر است با

$$T(n) = \sum_{k=1}^{n-1} (n-1-k) k \binom{n-1}{k}$$

به راحتی می‌توان دریافت

$$(n-1-k) \binom{n-1}{k} = (n-1) \binom{n-2}{k}$$

می‌توانیم با جایگزینی این تساوی در معادله ۱-۸، معادله زیر را بدست آوریم:

$$T(n) = (n-1) \sum_{k=1}^{n-1} k \binom{n-2}{k}$$

درنهایت، با استفاده از قضیه ۱-۳ داریم:

$$T(n) = (n - 1)(n - 2)^{2^n - 2} \in \theta(n^{2^n})$$

از آنجاییکه حافظه مورد استفاده در این الگوریتم زیاد است، ما پیچیدگی حافظه‌ای را که $M(n)$ می‌نامیم مورد تحلیل قرار می‌دهیم. حافظه مورد استفاده برای ذخیره آرایه‌های A , D , P , $[vi]$, $[A]$ و $[D]$, حجم قابل ملاحظه‌ای می‌باشد. بنابراین، تعیین می‌کنیم که این آرایه‌ها تا چه اندازه باید بزرگ باشند. بدلیل اینکه مجموع $V - n - 1$ -گره می‌باشد، می‌توانیم با استفاده از تبیجه مثال ۱-۱۰ در ضمیمه A نشان دهیم که این مجموعه دارای $2^n - 1$ زیرمجموعه است. اولین شاخص آرایه‌های D و P در محدوده ۱ تا n قرار دارد. بنابراین

$$M(n) = 2 \times n^{2^n - 1} = n^{2^n - 1} \in \theta(n^{2^n})$$

ممکن است تعجب کنید که چطور الگوریتم جدید ما هنوز از کارابس $(n^{2^n})^{\theta}$ برخوردار است. در مثال زیر نشان می‌دهیم که حتی یک الگوریتم با این پیچیدگی زمانی نیز می‌تواند گاهی اوقات مفید واقع شود.

مثال ۳-۱۲ رالف و نانس هر دو برای دستیابی به یک موقعیت شغلی در بخش فروش، رقابت می‌کنند. روز جمعه رئیس به آنها می‌گوید که فروش از روز دوشنبه آغاز می‌شود و هر کس که بتواند تمام مسیر ۲۰ شهر منطقه را زودتر بپیماید، زودتر به این موقعیت نائل می‌شود. مسیر مزبور از محل کارشان شروع و پس از طی ۲۰ شهر به همانجا ختم می‌شود. هر شهر با جاده‌ای به هر شهر دیگر متصل است. رالف یک الگوریتم brute-force در کامپیوترش اجرا می‌کند تا تمام $(20-1)$ حالت ممکن تور را پیدا کند. اما نانس در یافتن مسیر از الگوریتم روش برنامه نویسی پویا استفاده می‌کند. با در نظر گرفتن مزایای این الگوریتم، او الگوریتم را بر روی کامپیوترش اجرا می‌کند. با فرض اینکه زمان پردازش دستورالعمل مبنایی در الگوریتم یک میکروثانیه است و همین زمان نیز برای پردازش عمل مبنایی الگوریتم رالف نیاز باشد، مدت زمان صرف شده در هر الگوریتم به طور تقریبی به قرار زیر است:

الگوریتم brute-force: $3875 = 19!$ سال

الگوریتم برنامه نویسی پویا: $45 = 3 - 20 - 20 - 1$ ثانیه

ملحوظه می‌کنید که حتی یک الگوریتم $(n^{2^n})^{\theta}$ نیز مفید است در حالیکه راه حل دیگر، یک الگوریتم زمان-فاکتوربل باشد. حافظه مورد استفاده توسط الگوریتم برنامه نویسی پویا در این مثال به قرار زیر است:

$$\text{خانه آرایه } 20 \times 2^0 = 20971520$$

اگر چه این مقدار کاملاً بزرگ است ولی با توجه به استاندارهای امروزی قابل اجرا است. استفاده از الگوریتم $(n^{2^n})^{\theta}$ برای یافتن تور بهینه، زمانی قابل اجراست که n مقداری کوچک باشد، برای مثال، اگر ۶ شهر در مسئله وجود داشت، آنگاه اجرای الگوریتم سالها وقت می‌گرفت.

تمرینات ۱۲۳

حال می خواهیم بدانیم که چگونه می توان از آرایه P ، یک تور بهینه را بدست آورد. در اینجا نمی خواهیم الگوریتم را ارائه دهیم؛ بلکه فقط طریقه بدست آوردن آن را نشان می دهیم. اعضاء آرایه P که جهت تعیین یک تور بهینه برای گراف شکل ۳-۱۶ مورد نیاز هستند، عبارتند از:

$$\begin{array}{ccc} 3 & 4 & 2 \\ P[4,\{v_2, v_3, v_4\}] & P[4,\{v_2, v_4\}] & P[4,\{v_2\}] \end{array}$$

تور بهینه را بدین صورت بدست می آوریم:

$$P[1][\{v_2, v_3, v_4\}] = 3 \quad \text{شاخص اولین گره}$$

$$P[1][\{v_2, v_4\}] = 4 \quad \text{شاخص دومین گره}$$

$$P[1][\{v_2\}] = 2 \quad \text{شاخص سومین گره}$$

بنابراین تور بهینه چنین است: $[v_1, v_2, v_3, v_4]$

تاکنون هیچکس توانسته برای مسئله فروشندۀ دوره گرد الگوریتمی بنویسد که پیچیدگی زمانی بدترین حالت آن بهتر از حالت نمایی باشد و البته کسی هم ثابت نکرده که نوشتن چنین الگوریتمی ممکن نیست.

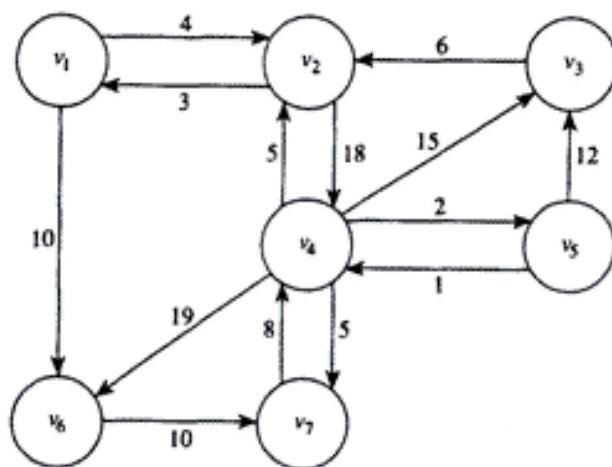
تمرینات

بخش ۳-۱

- ۱ - با استفاده از استقراء آن نشان دهید که الگوریتم تقسیم و غلبه برای مسئله ضرب دو جمله‌ای (الگوریتم ۳-۱) بر اساس معادله $\binom{n}{k}$ عدد $1-2$ عنصر را برای تعیین محاسبه می کند.
- ۲ - الگوریتم‌های ارائه شده برای مسئله ضرب دو جمله‌ای (الگوریتم‌های ۳-۱ و ۳-۲) را روی کامپیوتر خود پیاده‌سازی نموده و کارایی آنها را با استفاده از نمونه مسئله‌های مختلف مطالعه و بررسی کنید.
- ۳ - الگوریتم ۳-۲ (ضرب دو جمله‌ای با استفاده از برنامه نویسی پویا) را بگونه‌ای تعییر دهید که تنها از یک آرایه تک‌بعدی با شاخصهای \circ تا \circ استفاده نماید.
- ۴ - معادله ۳-۱، که در این بخش ارائه شده است را ثابت کنید.

بخش ۳-۲

- ۵ - الگوریتم فلوبد ۲ برای مسئله کوتاهترین مسیرها (الگوریتم ۳-۴) را بکار ببرید تا ماتریس D ، شامل طول کوتاهترین مسیرها و ماتریس P ، شامل بالاترین شاخصها برای گره‌های میانی روی کوتاهترین مسیرها است را برای گراف زیر ایجاد نماید. عملیات را مرحله نشان دهید.



- ۶- با استفاده از الگوریتم نمایش کوتاهترین مسیر (الگوریتم ۳-۵)، کوتاهترین مسیر از گره ۷ به گره ۴ در گراف تمرین ۵ را با استفاده از ماتریس P، بدست آمده از آن، پیدا کنید. عملیات را به تفکیک مراحل نشان دهید.
- ۷- الگوریتم نمایش کوتاهترین مسیر (الگوریتم ۳-۵) را تحلیل نموده و نشان دهید که این الگوریتم دارای پیچیدگی زمانی خطی است.
- ۸- الگوریتم فلوید ۲ برای مسئله کوتاهترین مسیرها (الگوریتم ۳-۴) را بررروی کامپیوتر خود پیاده‌سازی کنید و کارایی آن را با استفاده از گرافهای مختلف بررسی کنید.
- ۹- آیا می‌تواند الگوریتم فلوید ۲ برای مسئله کوتاهترین مسیرها (الگوریتم ۳-۴) را بگونه‌ای تغییر دهید که دقیقاً کوتاهترین مسیر از یک گره معین به گره معین دیگر در گراف را مشخص کند؟ توضیح دهید.
- ۱۰- آیا می‌توان الگوریتم فلوید برای مسئله کوتاهترین مسیرها (الگوریتم ۳-۴) را طوری بکار گرفت که کوتاهترین مسیرها در یک گراف با چند وزن منفی را پیدا نماید؟ توضیح دهید.

بخش‌های ۳-۳ و ۳-۴

- ۱۱- یک مسئله بهینه‌سازی بنویسید که قاعدهٔ بهینگی در آن بکار نرود و در نتیجه با استفاده از برنامه‌نویسی پویا نتوان جواب بهینه را بدست آورد.
- ۱۲- نشان دهید که یک الگوریتم تقسیم و غلبه براساس معادله ۳-۵، دارای پیچیدگی زمانی نمایی است.
- ۱۳- ترتیب بهینه و هزینه آن را برای ارزیابی حاصل ضرب $A_1 \times A_2 \times A_3 \times A_4 \times A_5$ تعیین کنید که در آن

$$\begin{array}{ll} 1 \times 4 & A_1 \\ 4 \times 5 & A_2 \\ 5 \times 20 & A_3 \\ 20 \times 2 & A_4 \\ 2 \times 50 & A_5 \end{array}$$

تمرینات ۱۲۵

- ۱۴- الگوریتم حداقل تعداد ضربها (الگوریتم ۳-۶) و الگوریتم نمایش ترتیب بهینه (الگوریتم ۳-۷) را بر روی کامپیوتر خود پیاده سازی کرده، کارایی آنها را استفاده از نمونه مسئله های مختلف ارزیابی کنید.
- ۱۵- معادله زیر را ثابت کنید.

$$\sum_{\text{diagonal}=1}^{n-1} [(n - \text{diagonal}) \times \text{diagonal}] = \frac{n(n-1)(n+1)}{6}$$

- ۱۶- نشان دهید که برای پرانتزدار کردن کامل یک عبارت شامل n ماتریس، به $n-1$ جفت پرانتز نیاز داریم.
- ۱۷- الگوریتم ۳-۷ را تحلیل نموده و نشان دهید که پیچیدگی زمانی آن، خطی است.
- ۱۸- یک الگوریتم کارا بنویسید که برای ضرب n ماتریس $A_1 \times A_2 \times \dots \times A_n$ یک ترتیب بهینه ارائه نماید. ابعاد ماتریسها $1 \times 1, 1 \times d, d \times 1, d \times d$ باشد که در آن d یک عدد صحیح مثبت است.
الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از نمادهای ترتیب نشان دهید.

بخش‌های ۳-۵ و ۳-۶

- ۱۹- با استفاده از ۶ کلید مجزا، چند درخت جستجوی دودویی مختلف می‌توان ساخت؟
- ۲۰- یک درخت جستجوی دودویی بهینه برای عناصر زیر تشکیل دهید. احتمال وقوع هر یک از عبارات، داخل پرانتز نوشته شده است.

CASE(./5), THEN(./25), END(./0.5), OF(./0.5), DF(./0.25), ELSE(./15)

- ۲۱- یک روش کارا برای محاسبه $\sum_{m=1}^j p_m$ که در الگوریتم درخت جستجوی دودویی (الگوریتم ۳-۹) بکار می‌رود، پیدا کنید.
- ۲۲- الگوریتم درخت جستجوی دودویی بهینه (الگوریتم ۳-۹) و الگوریتم تشکیل درخت جستجوی دودویی بهینه (الگوریتم ۳-۱۰) را تحلیل نموده و پیچیدگی زمانی آن را با استفاده از نمادهای ترتیب نشان دهید.

- ۲۳- الگوریتم ۳-۱۰ را تحلیل نموده و پیچیدگی زمانی آن را با استفاده از نمادهای ترتیب نشان دهید.
- ۲۴- الگوریتم درخت جستجوی دودویی بهینه (الگوریتم ۳-۹) را به حالتی که کلید جستجو ممکن است در درخت نباشد تعمیم دهید، بدین صورت که i را احتمال اینکه کلید مورد جستجو بین i و $i+1$ قرار گرفته است در نظر بگیرید. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را بوسیله نمادهای ترتیب نشان دهید.

- ۲۵- نشان دهید که یک الگوریتم تقسیم و غلبه براساس معادله عدد ۳-۶، یک پیچیدگی زمانی نمایی دارد.
- ۲۶- بهترین مسیر برای گراف جهت دار و وزن دار ارائه شده توسط ماتریس W را پیدا کنید. عملیات را مرحله به مرحله نشان دهید.

$$W = \begin{bmatrix} 0 & 8 & 13 & 18 & 20 \\ 3 & 0 & 7 & 8 & 10 \\ 4 & 11 & 0 & 10 & 7 \\ 6 & 6 & 7 & 0 & 11 \\ 10 & 6 & 2 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

تمرینات اضافی

- ۲۷- اندازه ورودی در الگوریتم ۳.۲ (ضریب دو جمله‌ای با استفاده از برنامه‌نویسی پویا)، همانند الگوریتم محاسبه عنصر A_m فیبوناچی، برابر تعداد نمادهایی است که برای کددھی اعداد n و k بکار می‌روند. الگوریتم را از لحاظ اندازه ورودی تحلیل نمایید.
- ۲۸- تعداد ترتیبهای ممکن برای ضرب n ماتریس A_1, A_2, \dots, A_n را تعیین کنید.
- ۲۹- نشان دهید که تعداد درختهای جستجوی دودویی با n کلید از فرمول زیر بدست می‌آید:
- $$\frac{1}{(n+1)} \left[\begin{matrix} 2^n \\ n \end{matrix} \right]$$
- ۳۰- آیا می‌توانید یک الگوریتم زمان-مربعی برای مسئله درخت جستجوی دودویی بهینه (الگوریتم ۳.۹) بدست آورید؟
- ۳۱- با استفاده از روش برنامه‌نویسی پویا، الگوریتم بنویسید که ماکریسم مجموع در هر زیر لیست از یک لیست معین با n مقدار حقیقی را پیدا کند. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از نمادهای ترتیب نشان دهید.
- ۳۲- دو رشته کاراکترهای S_1 و S_2 را در نظر می‌گیریم. با فرض اینکه با حذف هر تعدادی کاراکتر از هر قسمت یک رشته بتوان یک زیررشته ساخت، الگوریتم بنویسید که با استفاده از روش برنامه‌نویسی پویا بلندترین زیررشته مشترک S_1 و S_2 را پیدا کند. این الگوریتم، ماکریسم طول زیررشته مشترک از هر رشته را برمی‌گردد.

فصل ۴

روش حریص (The Greedy Approach)



شاید اسکرچ، شخصیت کلاسیک چارلز دیکنز، حریص‌ترین شخصی باشد که تا به حال دیده شده است. اسکرچ هرگز گذشته و آینده را در نظر نمی‌گرفت و تنها هدفش این بود که هر روز، با طماعی خاص خودش مقداری طلا به چنگ آورد. یک الگوریتم حریص نیز به همان شیوه اسکرچ عمل می‌کند، بدینصورت که عناصر داده‌ای را بطور متوالی گرفته واز بین آنها بدون توجه به انتخاب‌های قبلی یا بعدی، "بهترین" را براساس برخی معیارهای خاص انتخاب می‌کند. البته این عقیده که به علت برخی خصوصیات منی اسکرچ، مانند حرص، نباید از الگوریتم‌های حریص استفاده کرد، اشتباه است؛ چراکه این الگوریتم‌ها، راه حل‌هایی بسیار ساده و کارا می‌باشند.

الگوریتم‌های حریص همانند برنامه‌نویسی پویا، اغلب برای مسائل بهینه‌سازی یکار می‌روند، با این تفاوت که استفاده از روش حریص، بسیار راحت است. در برنامه نویسی پویا، از خاصیت بازگشتن جهت تقسیم یک نمونه به نمونه‌های کوچک‌تر استفاده می‌شود؛ در حالیکه در الگوریتم حریص، هیچ تقسیمی به نمونه‌های کوچک‌تر صورت نمی‌گیرد. یک الگوریتم حریص (Greedy algorithm) برای تولید جواب از دنباله‌ای عناصر انتخابی استفاده می‌کند که هر یک از آنها در آن لحظه، بهترین انتخاب

به نظر می رسد. یعنی هر انتخاب، به طور محلی بهینه است و انتظار می رود که بتوان یک جواب بهینه نهایی بدست آورد. البته جواب نهایی همیشه بهترین جواب نیست. لذا برای یک الگوریتم معین بایستی تحقیق شود که آیا جواب نهایی همیشه بهینه است یا خیر؟

با یک مثال ساده به معرفی الگوریتم حریص می پردازیم. جو، کارمند بخش فروش یک مغازه، اغلب با مشکل خردکردن پول مشتریانش رویرو است؛ چرا که مشتریان معمولاً نمی خواهند مقدار زیادی سکه دریافت کنند. مثلاً اگر مشتری برای دریافت ۸۷٪ دلار، ۸۷ سکه یک پسی دریافت کند، ممکن است عصبانی شود. بنابراین، هدف او این است که نه تنها پولهای باقیمانده مشتریان را به طور کامل پرداخت کند، بلکه تعداد سکه‌های داده شده را به حداقل ممکن برساند. یک روش حریصانه برای حل چنین مسئله‌ای به صورت زیر است: جو باید مجموعه‌ای از سکه‌ها را تحويل مشتری دهد. در ابتدا سکه‌ای در این مجموعه وجود ندارد. جو به دنبال بزرگترین سکه می‌گردد؛ با علم به اینکه معیار او برای انتخاب بهترین سکه (بهترین حالت محلی)، ارزش سکه است. این کار در یک الگوریتم حریص به روال انتخاب موسوم است. سپس بررسی می‌کند که اگر این سکه را به مجموعه پول خرددا اضافه کند، مقدار کل سکه‌ها از میزان بدھی او به مشتری تجاوز می‌کند یا خیر؟ این عمل را بررسی امکان سنجی در الگوریتم حریص گویند. اگر افزودن سکه موجب شود که مجموعه پول خرددا اضافه کند، مقدار کل سکه را از میزان بدھی اضافه می‌کند. سپس بررسی می‌کند که آیا ارزش کل سکه‌های مجموعه، برابر میزان بدھی اوست یا خیر؟ به این عمل، بررسی جواب در الگوریتم حریص گویند. اگر آنها برابر نبودند، سکه دیگری را با استفاده از روال انتخاب می‌گیرد و روند فوق را تکرار می‌کند. این عمل تا آنجا تکرار می‌شود که ارزش سکه‌ها برابر میزان بدھی او به مشتری شود و یا اینکه سکه‌های صندوق تمام شده باشد که در حالت اخیر، وی قادر نیست پول مشتری را به طور کامل پرداخت کند. در زیر، یک الگوریتم سطح بالا برای این روال آورده‌ایم.

while (there are more coins and the instance is not solved){

 Grab the largest remaining coin;

 // روال انتخاب

 if (adding the coin makes the change exceed the amount owed) // بررسی امکان سنجی

 reject the coin;

 else

 add the coin to the change;

 if (the total value of the change equals the amount owed)

 // بررسی جواب

 the instance is solved;

}

روزنگاری ۱۲۹

شکل ۴-۱ یک الگوریتم حریص برای تحویل سکه.

Coins:



Amount owed: 36 cents

Step	Total Change		
1. Grab quarter			
2. Grab first dime			
3. Reject second dime			
4. Reject nickel			
5. Grab penny			

در بررسی امکان سنجی، یعنی وقتی که بررسی می کنیم که آیا افزودن سکه موجب خواهد شد که مجموعه پول خردها از مقدار پولی که باید به مشتری داده شود، بیشتر شود یا خیر، به این نکته پس می برمی که مجموعه ای که با افزودن این سکه بدست آمده، نمی تواند یک جواب کامل برای آن نمونه مسئله باشد. لذا آن مجموعه، غیرممکن و مسدود است. یک مثال کاربردی از این الگوریتم را در شکل ۴-۱ نشان داده ایم. این الگوریتم، "حریص" نامیده می شود زیرا در روال انتخاب، بزرگترین سکه بعدی حریصانه و بدون توجه به اشکالات احتمالی چنین انتخابی، برگزیده می شود. هیچ فرصتی برای تجدید نظر در یک انتخاب وجود ندارد. وقتی که یک سکه مورد قبول واقع شد، برای همیشه وارد مجموعه جواب می شود و وقتی که سکه ای رد شد، برای همیشه از مجموعه جواب خارج می شود. در عین حال که این روال بسیار ساده است، این سؤال مطرح می شود که آیا جواب نهایی که از ترکیب جوابهای محلی بدست می آید، بهینه است یا خیر؟ یعنی در مسئله پول خرد، در صورتی که جوابی وجود داشته باشد، آیا جواب ارائه شده توسط الگوریتم شامل کمترین تعداد سکه های لازم برای تحویل به مشتری است یا خیر؟ اگر سکه ها شامل سکه های امریکا (پنی، پنجه سنتی، ده سنتی، بیست و پنجه سنتی، نیم دلاری) و حداقل یک نوع از هر سکه در دسترس باشد، الگوریتم حریص همواره یک جواب بهینه (در صورت وجود) تولید می کند. این موضوع در تمرینات ثابت شده است. البته موارد دیگری نیز وجود دارند که جواب بهینه تولید می کنند و ما برخی از آنها را در تمرینات خواهیم دید. توجه کنید که اگر یک سکه ۱۲ سنتی در مجموعه سکه های امریکا وجود داشته باشد، الگوریتم حریص همیشه نمی تواند یک جواب بهینه تولید نماید. شکل ۴-۲، این موضوع را نشان می دهد. در این شکل، جواب نهایی شامل پنجه سکه است در حالیکه جواب بهینه می تواند شامل ۳ سکه ده سنتی، پنجه سنتی و پنی باشد. بنابراین، الگوریتم حریص نمی تواند همواره یک جواب بهینه را تضمین کند. در بخش های ۴-۱، ۴-۲ و ۴-۳ مسائلی مطرح می شود که روش حریص می تواند همواره یک جواب بهینه برای آنها تولید نماید. در بخش ۴-۴، یک مسئله که می بین چنین حالتی نیست را مطرح می کنیم. همچنین در آن بخش، با مقایسه روش حریص با روش برنامه نویسی پویا، مشخص می کنیم که هر کدام در چه زمانی بکار می آیند.

در یک جمع بندی کلی می توان گفت که الگوریتم حریص، با یک مجموعه خالی آغاز می شود و عناصر، پشت سر هم به این مجموعه اضافه می شوند؛ تا اینکه مجموعه، نمایانگر یک جواب برای نمونه مسئله باشد. هر تکرار، شامل اجزاء زیر است:

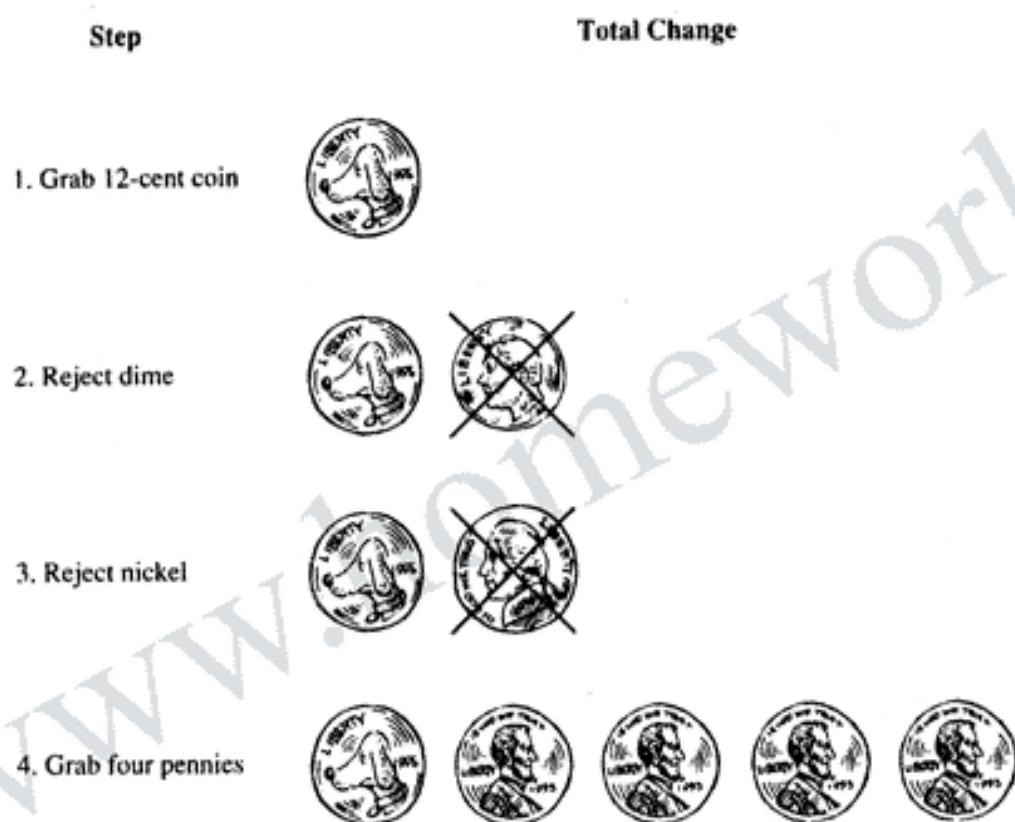
- یک روال انتخاب، عنصر بعدی را جهت افزودن به مجموعه انتخاب می کند. این انتخاب، براساس یک معیار حریصانه که به طور محلی بهترین جواب را در هر لحظه بر می گزیند، شکل می گیرد.
- یک بررسی امکان سنجی، تعیین می کند که آیا با نكمبل مجموعه جدید، امکان دستیابی به جواب برای نمونه مسئله وجود دارد یا خیر.
- یک بررسی جواب، تعیین می کند که آیا مجموعه جدید، یک جواب برای نمونه مسئله می باشد یا خیر.

کوچکترین درخت پوشای ۱۳۱

شکل ۴-۲ اگر سکه ۱۲ سنتی وجود داشته باشد، الگوریتم حریص بهینه نیست.



Amount owed: 16 cents

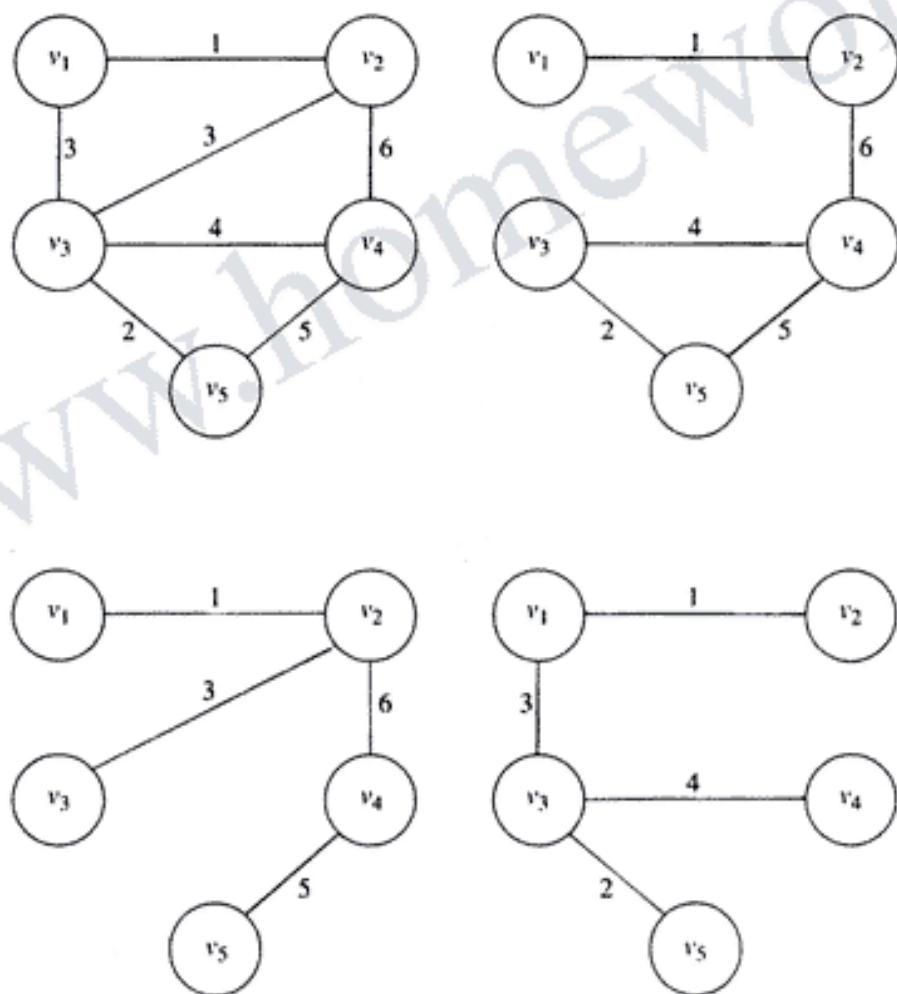


۴-۱ کوچکترین درخت پوشای (درخت پوشای می‌نیم)

فرض کنید که یک طراح شهری می‌خواهد چند شهر را با جاده‌هایی به هم متصل کند بطوری که امکان حرکت از هر شهری به شهر دیگر وجود داشته باشد. اگر برای طراحی این جاده‌ها بودجه‌ای محدود پیش‌بینی شده باشد، او احتمالاً در طراحی خود، حداقل طول جاده‌ها را در نظر می‌گیرد. می‌خواهیم الگوریتمی ارائه دهیم که بتواند این مسئله و مسائلی از این قبیل را حل نماید. ابتدا مروری گذرا بر تئوری گرافها خواهیم داشت. شکل (۴-۲) یک گراف پیوسته، وزن دار و بدون جهت G را نشان می‌دهد. در اینجا فرض می‌کنیم که وزن لبه‌ها، اعدادی غیرمنفی هستند. گرافی را بدون جهت گوییم که لبه‌های آن

(خط ارتباطی بین هر دو گره)، هیچ جهتی نداشته باشد. از آنجاییکه در این حالت لبه‌ها هیچ جهتی ندارند، می‌گوییم یک لبه بین دو گره قرار دارد. یک مسیر در یک گراف بدون جهت، دنباله‌ای است از گره‌ها بطوری که یک لبه بین هر گره و گره بعدی وجود داشته باشد. چون لبه‌ها بدون جهت هستند، لذا یک مسیر از گره U به گره V وجود خواهد داشت اگر و تنها اگر یک مسیر از گره U به گره V وجود داشته باشد. بنابراین، برای گرافهای بدون جهت، به سادگی می‌گوییم که یک مسیر بین دو گره وجود دارد. یک گراف بدون جهت، در صورتی متصل (پیوسته) است که بین هر دو گره دلخواه، یک مسیر مشخص وجود داشته باشد. همه گرافهای شکل ۴-۳، از نوع متصل می‌باشند. اگر لبه بین دو گره V و U را در شکل (b) ۴-۳ حذف کنیم، دیگر آن گراف، متصل نخواهد بود.

در یک گراف، یک مسیر از یک گره به خودش، چرخه نامیده می‌شود و به گرافی که هیچ چرخه‌ای نداشته باشد، گراف بدون چرخه گویند. گراف‌های شکل (c) ۴-۳ و (d) ۴-۳، گرافهایی بدون چرخه



شکل ۴-۳ یک گراف وزن‌دار و سه زیرگراف.

کوچکترین درخت پوشای ۱۳۳

و گراف های شکل (a) و (b) ۴-۲ گراف های چرخه دار هستند. یک درخت، یک گراف بدون جهت، پیوسته و بدون چرخه است. به عبارتی دیگر، یک درخت، یک گراف بدون جهت است که در آن دقیقاً یک مسیر بین هر زوج از گره ها وجود دارد. گراف های شکل (c) و (d) ۴-۲، درخت می باشدند. با این تعریف، هیچ گره ای به عنوان ریشه مشخص نمی شود. یک درخت ریشه دار، درختی است که در آن یک گره به عنوان ریشه درخت مشخص شده باشد. بنابراین، یک درخت ریشه دار، همان چیزی است که ما اغلب آن را به عنوان یک درخت می شناسیم (نظیر آنچه که در بخش ۳-۵ انجام شد).

مسئله حذف لبه ها از یک گراف بدون جهت، وزن دار و متصل G و تبدیل آن به زیرگرافی که تمامی گره های آن متصل بوده و مجموع وزن های لبه های باقیمانده، به حداقل ممکن رسیده باشد را درنظر بگیرید. این مسئله می تواند کاربردهای متعددی داشته باشد. ممکن است در مسئله طراحی جاده ها بخواهیم چند شهر را با حداقل طول جاده ها به هم متصل کنیم. بطور مشابه، در لوله کشی یک منطقه می خواهیم حداقل اندازه لوله ها را بکار بگیریم و در خطوط ارتباطی می خواهیم طول کابل مورد استفاده را به حداقل برسانیم. یک زیرگراف با کمترین وزن باشیم یک درخت باشد زیرا اگر یک زیرگراف، یک درخت نباشد، به این معناست که دارای یک چرخه است و ما می توانستیم یک لبه را از روی چرخه حذف کرده و در نتیجه، یک گراف متصل با وزن کمتر داشته باشیم. به شکل ۴-۳ توجه کنید. زیرگراف شکل (b) ۴-۲ نمی تواند از گراف شکل (a) ۴-۲ وزن کمتری داشته باشد زیرا اگر ما هر لبه را از چرخه $[V_۳, V_۴, V_۵, V_۶]$ حذف کنیم، باز هم یک زیرگراف متصل باقی میماند. برای مثال، ما می توانستیم لبه اتصال دهنده گره های $V_۴$ و $V_۵$ را حذف کنیم که در اینصورت یک زیرگراف متصل با وزنی کمتر بدست می آمد.

یک درخت پوشای G ، یک زیرگراف متصل است که اولاً، شامل همه گره های G بوده و ثانیاً، یک درخت باشد. درختهای شکل (c) ۴-۲ و (d) ۴-۲، درختهای پوشای برای G هستند. یک زیرگراف متصل با حداقل وزن باید یک درخت پوشای باشد اما هر درخت پوشایی دارای حداقل وزن نیست. برای مثال، درخت پوشای شکل (c) ۴-۲، حداقل وزن را دارا نیست زیرا درخت پوشای شکل (d) ۴-۲، وزنی کمتر از آن دارد. یک الگوریتم برای این مسئله باشیست یک درخت پوشایی با حداقل وزن را پیدا کنند. چنین درختی کوچکترین درخت پوشای نامیده می شود. درخت شکل (d) ۴-۲، یک درخت پوشای می نیم برای گراف G می باشد. لازم به ذکر است که کوچکترین درخت پوشایی یک گراف، منحصر به فرد نیست.

پیدا کردن یک درخت پوشای می نیم با استفاده از روش brute-force، که در آن تمامی درختهای پوشای درنظر گرفته می شود، در بدترین حالت بدتر از حالت نمایی است. ما مسئله را با استفاده از روش حریص، به صورت کارانتری حل خواهیم نمود. البته به تعریف کاملی از یک گراف بدون جهت نیاز داریم.

تعریف یک گراف بدون جهت G ، شامل یک مجموعه متناهی V ، که اعضای آن گره های G نامیده می شوند و یک مجموعه E ، که شامل چفت گره های V است، می باشد. این دو مجموعه، لبه های G نامیده می شوند که آن را به صورت زیر نشان می دهیم:

$$G = (V, E)$$

۱۳۴ روش هریعن

اعضای مجموعه V به صورت i و j بین دو گره v_i و v_j ، به صورت (v_i, v_j) نمایش داده می شوند.

مثال ۴-۱ برای گراف شکل (۲-۳) داریم

$$\begin{aligned} V &= \{V_1, V_2, V_3, V_4, V_5\} \\ V &= \{(V_1, V_2), (V_1, V_3), (V_2, V_3), (V_2, V_4), \\ &\quad (V_3, V_4), (V_2, V_5), (V_4, V_5)\} \end{aligned}$$

ترتیب گره های یک جفت گره در معرفی یک لبه در گراف بدون جهت، اهمیتی ندارد. برای مثال (V_1, V_4) و (V_4, V_1) ، هر دو به یک لبه از گراف اشاره می کنند. ما در معرفی لبه ها، گره با اندیس کوچکتر را در ابتدای زوج گره می نویسیم.

مجموعه گره های یک درخت پوشای T برای G ، همان مجموعه گره های گراف G یعنی V می باشد. اما مجموعه لبه های T ، یک زیر مجموعه F از مجموعه E است بطوری که $T = (V, F)$ ، کوچکترین درخت پوشای G می باشد. یک الگوریتم حریص سطح بالا برای این مسئله می تواند به صورت زیر مطرح شود:

$F = \emptyset;$ // مقداردهی مجموعه لبه هایه تهی
while (the instance is not solved){

```
    select an edge to some locally optimal consideration; // روای انتخاب
    if (adding the edge to F does not create a cycle) // بررسی امکان سنجی
        add it;
    if ( $T = (V, F)$  is a spanning tree) // بررسی جواب
        the instance is solved;
}
```

در اینجا دو الگوریتم مختلف حریص را برای این مسئله بررسی خواهیم کرد. الگوریتم Prim و الگوریتم Kruskal، که هر یک از وزن گرانی بهینه محلی متفاوت استفاده می کنند. یادآور می شویم که هیچ تضمین وجود ندارد که از یک الگوریتم حریص داده شده، یک جواب بهینه بدست آید و این مسئله ای است که لازم است وجود یا عدم وجود چنین حالتی در آن اثبات شود. ما ثابت خواهیم کرد که هر دو الگوریتم prim و Kruskal همواره کوچکترین درخت پوشای تولید می کنند.

۴-۱-۱ الگوریتم Prim

الگوریتم Prim با یک زیر مجموعه خالی از لبه ها به نام F و یک زیر مجموعه از گره ها به نام Y شروع می شود که در ابتدا شامل یک گره دلخواه می باشد. زیر مجموعه Y را با $\{V_1\}$ مقداردهی اولیه می کنیم. تزدیکترین گره به Y ، گره ای است در $Y - V$ ، که توسط لبه ای با کمترین وزن به گره ای در Y وصل می شود.

کوچکترین درخت پوشش ۱۳۵

(به خاطر دارید که در فصل ۳، اصطلاحات وزن و فاصله برای گرافهای وزن دار، معادل هم استفاده می شد.) در شکل ۴-۳(a) V_1 نزدیکترین گره به Y است و قتنی که $\{V_1\} = y$ باشد. گرهای که به Y نزدیکتر است، به مجموعه Y اضافه شده و لبّه آن نیز به مجموعه F افزوده می گردد (اتصالها به دلخواه شکسته می شوند). در این حالت V_1 به Y اضافه شده و لبّه (V_1, V_2) نیز به F افزوده می گردد. این فرآیند افزودن نزدیکترین گرهای تا وقتی که $V = Y$ شود، تکرار می گردد. در زیر یک الگوریتم سطح بالا برای این روال ارائه می دهیم:

 $F = \emptyset;$

مقدار دهنی مجموعه لبه ها به تهی //

 $Y = \{V_1\};$

مقدار دهنی مجموعه گره ها به اولین رأس //

while(the instance is not solved){

 select a vertex in $V - Y$ that is nearest to Y ; // روال انتخاب و بررسی امکان سنجی add vertex v to Y ; add the edge to F ; if($Y == V$) // بررسی جواب

the instance is solved;

}

روالهای انتخاب و بررسی امکان سنجی با هم اجرا می شوند. زیرا گرفتن یک گره جدید از $Y - V$ تضمین می کند که چرخه ای به وجود نمی آید. شکل ۴-۴، الگوریتم Prim را نشان می دهد. در هر مرحله از این شکل، Y شامل گره های سایه دار و F شامل لبه های سایه دار می باشد.

این الگوریتم سطح بالا در تولید کوچکترین درخت پوشش برای یک گراف کوچک به خوبی کار می کند. انسان صرفاً نزدیکترین گره به Y را با یک بررسی دقیق پیدا می کند. با وجود این، به منظور نوشتن الگوریتمی که بتواند در یک زبان برنامه نویسی پیاده سازی شود، نیاز به تعریف یک روال گام به گام داریم. بدین منظور، یک گراف وزن دار را به وسیله ماتریس مجاورش نشان می دهیم. یعنی آن را به وسیله یک آرایه W با ابعاد $n \times n$ نشان می دهیم که در آن

$$W[i][j] = \begin{cases} \text{وزن لبه } V_i \text{ و } V_j \text{ یک لبه وجود دارد} \\ \infty \quad \text{لبهای وجود ندارد} \\ \cdot \qquad \qquad \qquad i = j \end{cases}$$

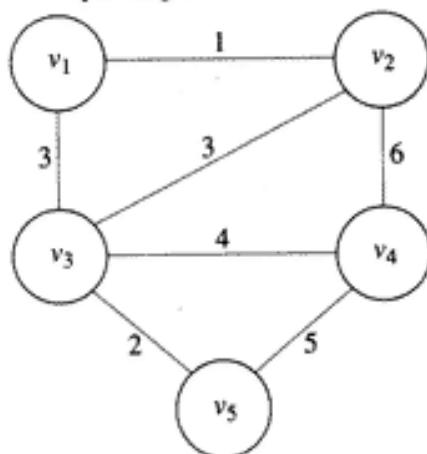
شکل ۴-۵ نماینگر گراف شکل ۴-۳(a) براساس این روش می باشد. ما به دو آرایه نیاز داریم: $nearest$ و $distance$ که برای $i = 2, \dots, n$ است.

$=$ شاخص گرهای در Y که نزدیکترین گره به V_i است. $= nearest[i]$

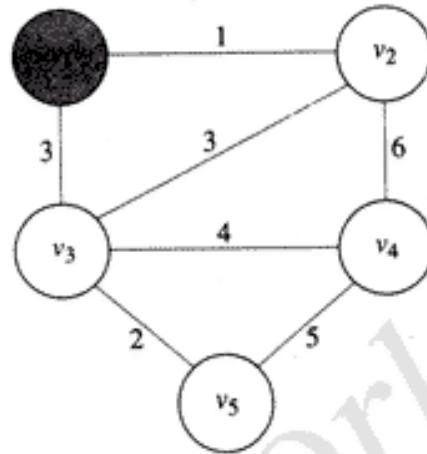
$=$ وزن لبه بین V_i و گرهای که به وسیله $nearest[i]$ شاخص دهن شده است. $= distance[i]$

شکل ۴-۴ یک گراف وزن دار (در گوشة بالای سمت چپ) و مراحل الگوریتم prim برای آن گراف در هر مرحله، گره های زیرمجموعه Y و لبه های زیرمجموعه F سایه دار می شوند.

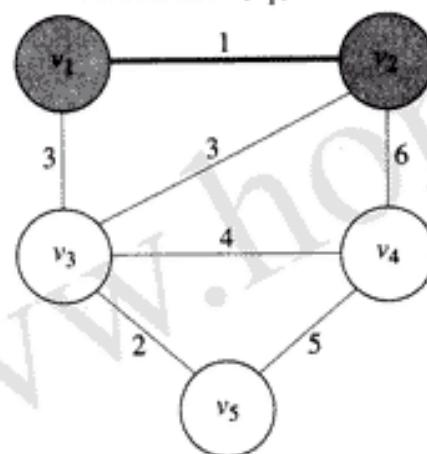
Determine a minimum spanning tree.



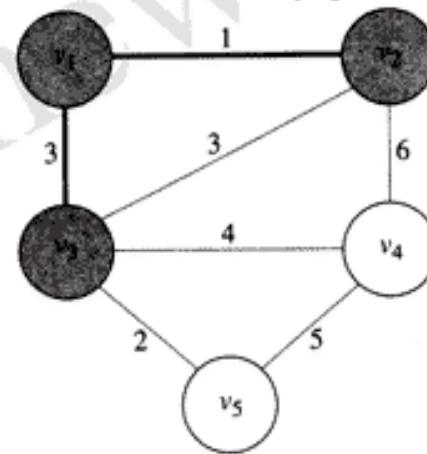
1. Vertex v_1 is selected first.



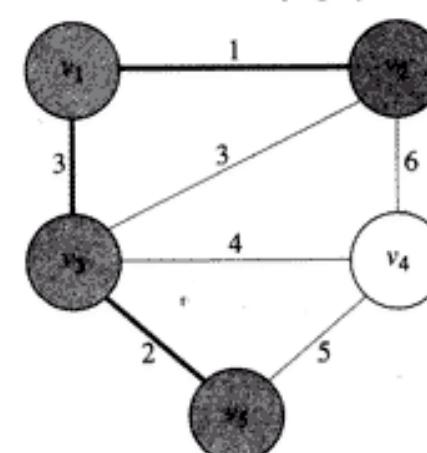
2. Vertex v_2 is selected because it is nearest to $\{v_1\}$.



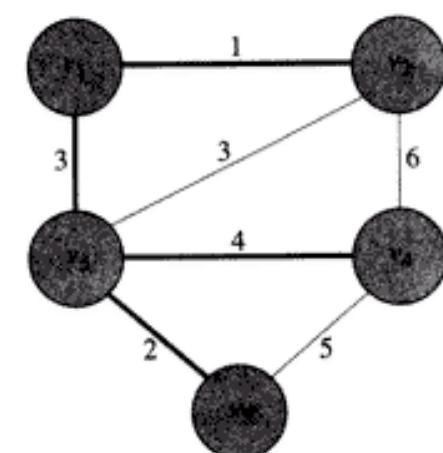
3. Vertex v_3 is selected because it is nearest to $\{v_1, v_2\}$.



4. Vertex v_5 is selected because it is nearest to $\{v_1, v_2, v_3\}$.



5. Vertex v_4 is selected.



کوچکترین درخت پوشای ۱۳۷

از آنجاییکه در لحظه شروع $\{V_1 = y\}$ می باشد، لذا $\text{nearest}[i]$ با وزن لبه بین V_1 و V_i $\text{distance}[i]$ مقداردهی اولیه می شود. همانطوری که گرهها به Y اضافه می شوند، این دو آرایه برای ارجاع گره جدید در Y به نزدیکترین گره خارج از Y ، بهنگام(update) می شوند. برای معین کردن گرهایی که باید به Y اضافه شود، در هر تکرار، شاخصی که مقدار $\text{distance}[i]$ آن می نیمم است را محاسبه می کنیم. این شاخص را V_{near} می نامیم. با مقداردهی $\text{distance}[v_{\text{near}}] = -1$ ، گره با شاخص v_{near} به Y اضافه می گردد. الگوریتم زیر، این روال را پیاده سازی می کند.

الگوریتم ۴-۱ Prim

مسئله: یافتن کوچکترین درخت پوشای.

ورودی: عدد صحیح $n \geq 2$ و یک گراف بدون جهت، وزن دار و پیوسته شامل n گره. گراف توسط یک آرایه دو بعدی W که سطرها و ستونهایش از ۱ تا n شاخص دهنده اند نشان داده می شود، که در آن $[j][i] = W[i][j]$ معرف وزن لبه بین گره i ام و گره j ام است.

خروجی: مجموعه ای از لبه ها F در یک درخت پوشای می نیمم برای گراف.

```

void prim (int n,
           const number W[ ][],
           set_of_edges& F)
{
    index i, vnear;
    number min;
    edge e;
    index nearest[2..n];
    number distance[2..n];

    F = ∅;
    for (i = 2; i <= n; i++) {
        nearest[i] = 1;                                // For all vertices, initialize vi
        distance[i] = W[1][i];                          // to be the nearest vertex in
    }                                                 // Y and initialize the distance
                                                    // from Y to be the weight
                                                    // on the edge to vi.
    repeat (n - 1 times) {
        min = ∞;                                     // Add all n - 1 vertices to Y.
        for (i = 2; i <= n; i++)
            if (0 ≤ distance[i] < min) {             // Check each vertex for
                min = distance[i];                      // being nearest to Y.
                vnear = i;
            }
        e = edge connecting vertices indexed
            by vnear and nearest[vnear];
    }
}

```

```

add e to Y;
distance[vnear] = -1;           // Add vertex indexed by
for (i = 2; i <= n; i++) {
    if (W[i][vnear] < distance[i]) {
        distance[i] = W[i][vnear];
        nearest[i] = vnear;
    }
}
}

```

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۴-۱ (الگوریتم Prim)

عمل مبنایی: دو حلقه وجود دارد که هر یک با $n-1$ تکرار در داخل حلقه repeat فرار دارند. اجرای دستورالعملهای داخل هر یک از آنها می‌تواند به عنوان یک عمل مبنایی درنظر گرفته شود.
اندازه ورودی: n تعداد گره‌ها.

چون حلقه repeat $n-1$ مرتبه تکرار می‌شود، لذا پیچیدگی زمانی آن برابر است با

$$T(n) = 2(n-1)(n-1) \in \Theta(n^2)$$

واضح است که الگوریتم prim، یک درخت پوشان تولید می‌کند. با وجود این، آیا درخت حاصل همیشه منیم است؟ چون در هر مرحله، ما نزدیکترین گره به Y را انتخاب می‌کنیم، بنظر می‌رسد که درخت حاصل بایستی منیم باشد. به هر حال، باید درستی این مطلب ثابت شود. اگرچه الگوریتم‌های حریص اغلب ساده‌تر از الگوریتم‌های برنامه‌نویسی پویا نوشته می‌شوند؛ ولی معمولاً تعیین اینکه یک الگوریتم حریص همیشه یک جواب بهینه تولید می‌کند یا نه، بسیار مشکل است. حتی بخاطر دارید که برای یک الگوریتم برنامه‌نویسی پویا فقط بایستی نشان دهیم که اصل بهینگی در آن بکار رفته است. اما برای یک الگوریتم حریص به اثبات کامل نیاز داریم. در ادامه، چنین اثباتی را برای الگوریتم prim ارائه می‌دهیم.

	1	2	3	4	5
1	0	1	3	∞	∞
2	1	0	3	6	∞
3	3	3	0	4	2
4	∞	6	4	0	5
5	∞	∞	2	5	0

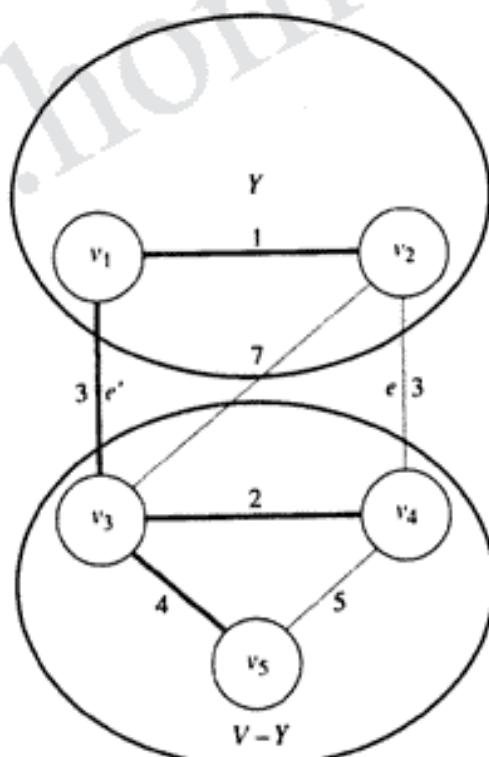
شکل ۴-۵ آرایه متناظر با گراف شکل ۲-۲(a).

کوپکلرین درخت پوشش ۱۳۹

گراف بدون جهت $G = (V, E)$ را در نظر بگیرید. یک زیرمجموعه F از E را وعده‌گاه (promising) گوئیم اگر لبه‌ها بتوانند برای شکل‌گیری یک درخت پوشای مسی نیم به آن اضافه شوند. زیرمجموعه $\{V_1, V_2\}, \{V_1, V_4\}$ در شکل ۴-۲(a) یک وعده‌گاه است، اما زیرمجموعه $\{V_2, V_4\}$ یک وعده‌گاه نیست.

پیش‌قضیه ۴-۱ فرض کنید که $G = (V, E)$ یک گراف بدون جهت، وزن‌دار و متصل، F یک زیرمجموعه از E به عنوان وعده‌گاه و Y مجموعه‌ای از گره‌های متصل به وسیله لبه‌های F باشد. اگر e یک لبه با کوچکترین وزن باشد که یک گره در Y را به گره‌ای دیگر در Y - V وصل می‌کند، آنگاه $\{e\} \cup F$ وعده‌گاه خواهد بود.

اثبات: از آنجاییکه F یک وعده‌گاه است، لذا بایستی مجموعه‌ای از لبه‌ها F' موجود باشد بطوری که $F \subset F'$ بوده و (V, F') یک درخت پوشای مسی نیم باشد. اگر $e \in F' \setminus F$ باشد، آنگاه $\{e\} \cup F$ است؛ یعنی اینکه $\{e\} \cup F$ یک وعده‌گاه است که در اینصورت اثبات انجام شده است. در غیراينصورت، چون (V, F') یک درخت پوشای است، لذا $\{e\} \cup F'$ بایستی دقیقاً شامل یک چرخه بوده و e نباید در این چرخه قرار داشته باشد. شکل ۴-۶، این موضوع را نشان می‌دهد. چرخه شامل $\{V_1, V_2, V_4, V_5\}$ می‌باشد.



شکل ۴-۶ یک گراف متناظر با پیش‌قضیه ۴-۱. لبه‌ها در F سایه‌دار شده‌اند.

همانطوریکه در شکل ۴-۶ مشاهده می کنید، بایستی یک لبه دیگر $e' \in F'$ نیز در چرخه باشد که یک گره در \mathbb{Y} را به گره ای دیگر در $\mathbb{Y} - V$ وصل کند. اگر ما e' را از $F \cup \{e\}$ حذف کنیم، چرخه از بین می روید و این بدین معناست که ما یک درخت پوشای داریم. از آنجاییکه e یک لبه باکمترین وزن است که یک گره در \mathbb{Y} را به گره ای دیگر در $\mathbb{Y} - V$ وصل می کند، وزن لبه e باید کمتر یا مساوی وزن e' باشد (در واقع، آنها باید مساوی باشند). لذا، $\{e\} - e'$ کوچکترین درخت پوشای است. اکنون $\{e\} - e' \subset F \cup \{e\} - e$ است زیرا e' نمی تواند در F باشد (به خاطر دارید که لبه های F فقط به گره هایی در V متصل می شوند). بنابراین، $F \cup \{e\}$ یک وعده گاه است و بدین ترتیب، اثبات ما کامل می شود.

قضیه ۴-۱ الگوریتم prim همواره یک درخت پوشای می نیم تولید می کند.

اثبات: با استفاده از استقرار نشان می دهیم که مجموعه F بعد از هر تکرار از حلقه repeat، یک وعده گاه می باشد.

پایه استقراء: واضح است که مجموعه نهی (Ø) یک وعده گاه است.

فرض استقراء: فرض کنید که بعد از هر تکرار معین از حلقه repeat، مجموعه لبه های که تاکنون انتخاب شده اند - موسوم به F - وعده گاه می باشد.

گام استقراء: باید نشان دهیم که مجموعه $\{e\} \cup F$ ، که در آن e یک لبه انتخاب شده در حلقه بعدی است، وعده گاه می باشد. از آنجاییکه لبه انتخاب شده e در تکرار بعدی یک لبه با وزن می نیم است که گره ای در \mathbb{Y} را به گره ای دیگر در $\mathbb{Y} - V$ متصل می کند، لذا با توجه به پیش قضیه ۴-۱، $\{e\} \cup F$ یک وعده گاه است. این مطلب، اثبات استقراء را کامل می کند.

با توجه به اثبات فوق، مجموعه نهایی از لبه ها یک وعده گاه است و چون این مجموعه شامل لبه هایی در یک درخت پوشای است، پس درخت آن نیز بایستی یک درخت پوشای می نیم باشد.

۴-۲ الگوریتم Kruskal

الگوریتم Kruskal برای مسئله کوچکترین درخت پوشای ابتدا زیر مجموعه های غیرالحاتق V را برای هر گره و فقط شامل همان گره تولید می کند. سپس لبه ها را به ترتیب غیرنرولی وزن مورد بررسی قرار می دهد (اتصالهای دلخواه شکسته می شوند). اگر لبه ای دو گره را در زیر مجموعه ای مجزا به هم وصل کند، آن لبه به زیر مجموعه اضافه شده و زیر مجموعه ها نیز با هم ادغام می شوند تا یک مجموعه پدید آورند. این فرآیند تکرار می شود تا اینکه همه زیر مجموعه ها با هم ادغام شوند و به یک مجموعه تبدیل گردند. در زیر یک الگوریتم سطح بالا برای این روال ارائه می دهیم.

کوچکترین درخت پوشش ۱۴۱

```

 $F = \emptyset;$  // مقداردهی مجموعه لبه ها به تهی
create disjoint subsets of V, one for
each vertex and containing only that vertex;
sort the edges in E in nondecreasing order;
while(the instance is not solved){
    select next edge; // روال انتخاب
    if(the edge connects two vertices in disjoint subsets) // بررسی امکان سنجی
        merge the subsets;
        add the edge to F;
    }
    if(all the subsets are merged) // بررسی جواب
        the instance is solved;
}

```

شکل ۴-۷، الگوریتم kruskal را نشان می‌دهد. برای نوشتن یک نسخه کامل از این الگوریتم، به یک نوع داده‌ای مجرد برای مجموعه غیرالحقیقی نیازمندیم. این نوع داده‌ای در فرمیمه C پیاده‌سازی شده است. از آنجاییکه این پیاده‌سازی برای مجموعه‌های غیرالحقیقی شاخص‌ها است، لذا برای استفاده از آن کافیست به وسیله شاخص به گره‌ها ارجاع کنیم. نوع داده مجرد مجموعه‌های غیرالحقیقی، شامل انواع داده‌ای Set_Pointer_index و نیز روالهای initial, find, merge و equal می‌باشد بطوری که اگر تعریفی به صورت زیر داشته باشیم:

```

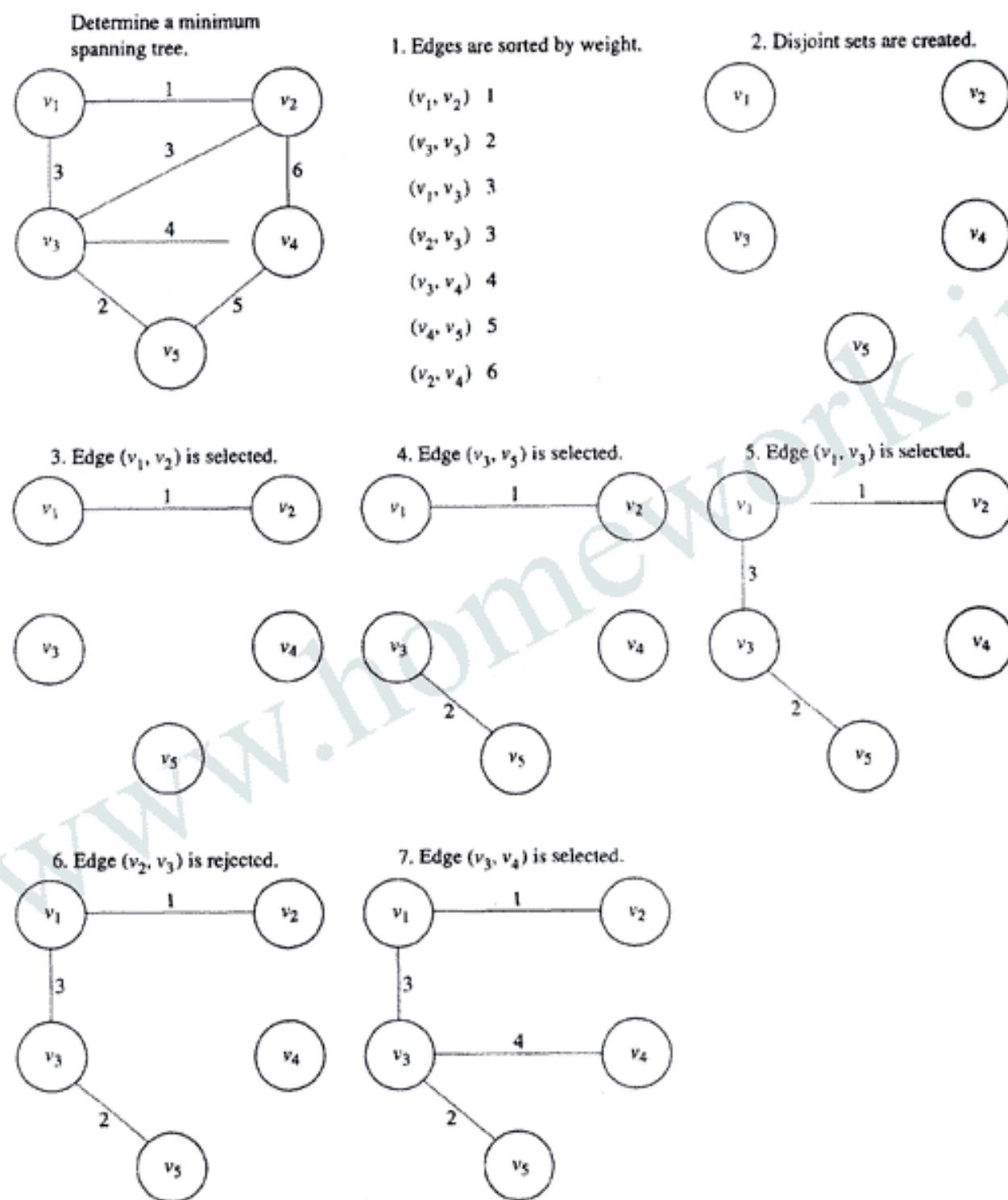
index i;
Set_Pointer p, q;

```

آنگاه

- n زیرمجموعه غیرالحقیقی را مقداردهی اولیه می‌کند که هر یک شامل دقیقاً یکسی از شاخصهای بین ۱ و n می‌باشد.
- $p = \text{find}(i)$ سبب می‌شود که p به مجموعه شامل شاخص i اشاره کند.
- $\text{merge}(p, q)$ دو مجموعه‌ای که p و q به آنها اشاره می‌کنند را درهم ادغام نموده و به یک مجموعه تبدیل می‌کند.
- مقدار $\text{equal}(p, q)$ را بر می‌گرداند اگر p و q به یک مجموعه اشاره کنند.

شکل ۴-۷ یک گراف وزن دار (در گوش راست بالای صفحه) و مراحل الگوریتم Kruskal برای گراف.



کوچکترین درخت پوشای ۱۴۳

الگوریتم ۴-۲ Kruskal

مسئله: یک درخت پوشای می‌نیم، مشخص کنید.

ورودی: عدد صحیح $2 \leq n \leq m$ عدد صحیح مثبت m و یک گراف بدون جهت، وزن دار و متصل شامل گره و m لبه. گراف با یک مجموعه E که شامل لبه‌های گراف همراه با وزن‌های آنها است، نشان داده می‌شود.

خروجی: مجموعه‌ای از لبه‌ها F در یک درخت پوشای می‌نیم.

```

void kruskal (int n, int m,
               set_of_edges E,
               set_of_edges& F)
{
    index i, j;
    set_pointer p, q;
    edge e;
    Sort the m edges in E by weight in nondecreasing order;
    F = {};
    initial(n);
    while (number of edges in F is less than n-1) {
        e = edge with least weight not yet considered;
        i, j = indices of vertices connected by e;
        p = find(i);
        q = find(j);
        if (!equal(p, q)) {
            merge(p, q);
            add e to F;
        }
    }
}

```

مقداردهی Ω زیرمجموعه غیرالحقیقی //

هرگاه $i-1$ لبه در F وجود داشته باشد، از حلقه while خارج می‌شویم؛ زیرا در این صورت، $i-1$ لبه در یک درخت پوشای وجود خواهد داشت.

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۴-۳ (الگوریتم Kruskal)

عمل مبنایی: یک دستورالعمل مقایسه.

اندازه ورودی: n تعداد گره‌ها و m تعداد لبه‌ها.

سه نکته در این الگوریتم وجود دارد.

۱- مدت زمان مرتب سازی لبه‌ها. در فصل ۲، یک الگوریتم مرتب‌سازی (Mergesort) که در بدترین حالت، در $\Theta(m \lg m)$ بود را بدست آوردیم. در فصل ۷ نشان خواهیم داد که بهبود کارایی

الگوریتم هایی که به وسیله مقایسه، کلیدها را مرتب می کنند، امکان پذیر نیست. لذا پیچیدگی زمانی مرتب سازی لبه ها برابر است با

$$W(m) \in \Theta(m \lg m)$$

۲- زمان در حلقه while، مدت زمان لازم برای دستکاری مجموعه های غیرالحقیقی در این حلقه بسیار مهم است (زیرا موارد دیگر ثابت هستند). در بدترین حالت، هر لبه قبل از اینکه از حلقه while خارج شود، در نظر گرفته می شود. بدین معنا که m گذر از این حلقه وجود دارد. با استفاده از ساختار داده ای مجموعه های غیرالحقیقی II در ضمیمه C، پیچیدگی زمانی m گذر از یک حلقه، شامل تعداد ثابتی از فراخوانی روالهای equal، find و merge برابر است با

$$W(m) \in \Theta(m \lg m)$$

که در آن عمل مبنایی یک دستور العمل مقایسه است.

۳- مدت زمان مقداردهی اولیه n مجموعه غیرالحقیقی. با استفاده از ساختار داده ای مجموعه های غیرالحقیقی، پیچیدگی زمانی این مقداردهی برابر است با

$$T(n) \in \Theta(n)$$

از آنجاییکه $1 - m \geq n$ است، لذا مرتب سازی و دستکاری مجموعه های غیرالحقیقی بر زمان مقداردهی آنها برتری دارد. به این معنی که

$$W(m,n) \in \Theta(m \lg m)$$

بنظر می رسد که بدترین حالت، به مقدار n بستگی ندارد. با وجود این، در بدترین حالت، هر گره می تواند به هر گره دیگری وصل شود. یعنی

$$m = \frac{n(n-1)}{2} \in \Theta(n^2)$$

بنابراین می توانیم بدترین حالت را به صورت زیر نیز بنویسیم:

$$W(m,n) \in \Theta(n^2 \lg n^2) = \Theta(n^2 \lg n) = \Theta(n^2 \lg n)$$

بهتر است که برای مقایسه الگوریتم های Kruskal و Prim، از هر دو عبارت فوق برای بدترین حالت استفاده کنیم.

برای اثبات اینکه الگوریتم Kruskal، همیشه یک جواب بهینه تولید می کند، به پیش قضیه زیر نیاز داریم.

پیش قضیه ۴-۲ فرض کنید که $(G(V,E))$ یک گراف بدون جهت، وزن دار و متصل، F زیرمجموعه ای از E به عنوان وعده گاه و e یک لبه با کمترین وزن در $E - F$ است بطوری که در $\{e\} \cup F$ هیچ چرخه ای وجود ندارد. در اینصورت $\{e\} \cup F$ یک وعده گاه است.

کوچکترین درخت پوشای ۱۴۵

اثبات: اثبات این پیش قضیه مشابه اثبات پیش قضیه ۴-۱ است. از آنچه که F یک وعده‌گاه است، لذا بایستی مجموعه‌ای از لبه‌ها به نام $'F$ وجود داشته باشد بطوری که $'F \subseteq F$ بوده و $(V, F) \subseteq (V, 'F)$ یک درخت پوشای می‌نماید. اگر $e \in F$ باشد، دراینصورت $'F \subseteq \{e\} \cup F$ است، بدین معناکه $\{e\} \cup F$ وعده‌گاه بوده و اثبات کامل می‌شود. در غیراینصورت، چون $(V, 'F)$ یک درخت پوشای است، لذا $\{e\} \cup 'F$ باید شامل دقیقاً یک چرخه باشد و e نیز باید در این چرخه وجود داشته باشد. از آنچه که $\{e\} \cup F$ شامل هیچ چرخه‌ای نیست، لذا بایستی تعدادی لبه $'F \setminus e$ وجود داشته باشد بطوری که در چرخه باشند اما در F نباشند. یعنی $e \in E - F$ است. مجموعه $\{e\} \cup F$ ، چرخه‌ای ندارد زیرا یک زیرمجموعه از $'F$ است. بنابراین، وزن e بزرگتر از وزن $'e$ نیست. (می‌دانیم که طبق فرض، e یک لبه با کمترین وزن در $E - F$ است بطوری که هیچ چرخه‌ای در $\{e\} \cup F$ وجود ندارد). اگر ما $'e$ را از $'F$ حذف نماییم، چرخه این مجموعه از بین می‌رود؛ یعنی ما یک درخت پوشای داریم. در حقیقت $\{e\} - e$ یک درخت پوشای می‌نمایم است زیرا همانطوریکه نشان دادیم، وزن e بزرگتر از وزن $'e$ نیست. از آنچه که $'e$ در F نیست، لذا $\{e\} - e \subseteq F \cup \{e\}$ می‌باشد. بنابراین، $\{e\} \cup F$ وعده‌گاه است که این اثبات ما را کامل می‌کند.

قضیه ۴-۲ الگوریتم Kruskal همواره کوچکترین درخت پوشای را تولید می‌کند.

اثبات: از طریق استقراء و با شروع از یک مجموعه خالی از لبه‌ها، اثبات انجام می‌شود. در تمرینات از شما می‌خواهیم که با استفاده از پیش قضیه ۴-۲، این موضوع را ثابت کنید.

۴-۱-۳ مقایسه الگوریتم Prim با الگوریتم Kruskal

ما پیچیدگیهای زمانی زیر را بدست آورده‌ایم:

الگوریتم Prim: $T(n) \in \Theta(n^3)$

الگوریتم Kruskal: $W(n, m) \in \Theta(m \lg m)$, $W(m, n) \in \Theta(n^2 \lg n)$

همچنین نشان دادیم که در یک گراف متصل،

$$n - 1 \leq m \leq n(n - 1)/2$$

برای گرافی که تعداد لبه‌های آن m ، بسیار نزدیک به حد پائین عبارت فوق باشد (گراف بسیار پراکنده است)، الگوریتم Kruskal در $\Theta(n \lg n)$ است؛ بدین معناکه این الگوریتم بایستی سریعتر عمل کند. در حالیکه برای گرافی که تعداد لبه‌های آن نزدیک به حد بالا است (گراف بسیار متصل است)، الگوریتم Kruskal در $\Theta(n^2 \lg n)$ است؛ یعنی الگوریتم Prim بایستی سریعتر عمل کند.

۴-۲ الگوریتم Dijkstra برای مسئله کوتاهترین مسیرهای تک مبدأی

در بخش ۳-۲، یک الگوریتم (n^2) برای تعیین کوتاهترین مسیرها از هر گره به گره‌های دیگر در یک گراف جهت دار و وزن دار ارائه نمودیم. اگر می‌خواستیم فقط کوتاهترین مسیرها را از یک گره بخصوص به تمام گره‌های دیگر مشخص کنیم، توان الگوریتم مذکور، بیش از حد لازم می‌شد. در ادامه می‌خواهیم با استفاده از روش حریص، یک الگوریتم (n^2) برای این مسئله (که به مسئله کوتاهترین مسیرهای تک مبدأی موسوم است) ارائه نمائیم. این الگوریتم را در سال ۱۹۵۹ مطرح نموده است و ما این الگوریتم را با فرض اینکه یک مسیر از گره مورد نظر به هر یک از گره‌های دیگر وجود دارد، ارائه می‌کنیم.

این الگوریتم، شبیه به الگوریتم Prim برای مسئله کوچکترین درخت پوش است. مجموعه \mathbb{Y} را در ابتدا به گره‌ای که قرار است کوتاهترین مسیرهای متنه به آن تعیین شود، مقداردهی اولیه می‌کنیم. فرض می‌کنیم که گره مورد نظر، V_1 است. مجموعه لبه‌ها F را نهی درنظر می‌گیریم. در ابتدا گره V_1 نزدیکترین گره به V_1 را به \mathbb{Y} و لبه $<V_1, V>$ را به F اضافه می‌کنیم (منتظر از $<V_1, V>$ این است که جهت لبه از گره V_1 به گره V می‌باشد). این لبه، به وضوح کوتاهترین مسیر از V_1 به V است. سپس کلیه مسیرهای از گره V_1 به گره‌های مجموعه $\mathbb{Y} - V_1$ را با در نظر گرفتن این نکته که فقط گره‌های مجموعه \mathbb{Y} به عنوان گره‌های میانی می‌باشند، بررسی می‌کنیم. هر یک از این کوتاهترین مسیرها به عنوان یک مسیر بهینه است (که بایستی ثابت شود). گره پایانی چنین مسیری را به \mathbb{Y} و لبه‌ای که ما را به این گره می‌رساند به F اضافه می‌کنیم. این روال تا زمانی ادامه می‌باید که \mathbb{Y} معادل V (مجموعه کلیه گره‌ها) شود. اینجاست که F شامل تمامی کوتاهترین مسیرها می‌شود. الگوریتم سطح بالای این روش، به صورت زیر است:

```

 $F = \emptyset;$ 
 $\mathbb{Y} = \{V_1\}$ ;
while(the instance is not solved){
    select a vertex  $v$  in  $V - \mathbb{Y}$  that has a shortest path from  $V_1$ , using only vertices in  $\mathbb{Y}$  as intermediates;
    add the new vertex  $v$  to  $\mathbb{Y}$ ;
    add the edge (on the shortest path) that touches  $v$  to  $F$ ;
    if( $\mathbb{Y} == V$ )                                بررسی جواب //
        the instance is solved;
}

```

شکل ۴-۸، الگوریتم Dijkstra را نشان می‌دهد. این الگوریتم سطح بالا، همانند الگوریتم prim، تنها برای حل یک نمونه مسئله با روش بررسی یک گراف کوچک کار می‌کند. برای این الگوریتم، گراف وزن دار را با یک آرایه دو بعدی، دقیقاً همانند آنچه که در بخش ۳-۲ انجام دادیم، نشان می‌دهیم. این الگوریتم، بسیار شبیه به الگوریتم ۴-۱ (prim) است؛ با این تفاوت که به جای آرایه‌های distance و nearest، از آرایه‌های

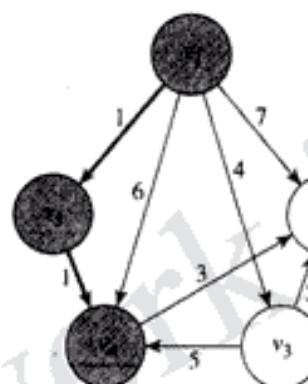
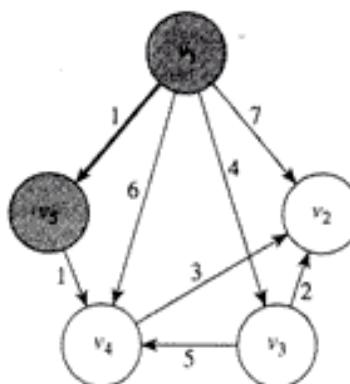
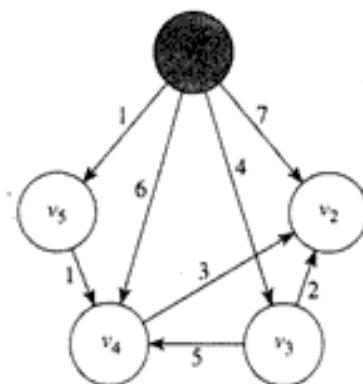
۱۴۷ الگوریتم Dijkstra برای مسئله کوتاهترین مسیرهای تک مبدأی

شکل ۴-۸ یک گراف وزن دار و جهت دار (در گوشة سمت راست بالا) و مراحل الگوریتم dijkstra برای آن گراف. گره های مجموعه Y و لبه های مجموعه F در هر مرحله سایه دار شده اند.

Compute shortest paths from v_1 .

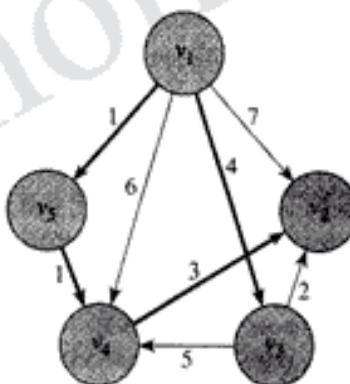
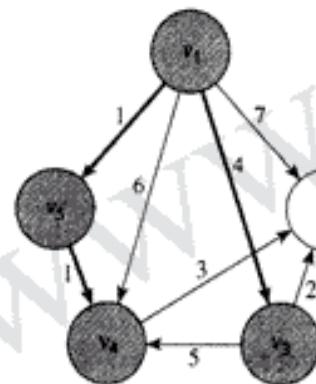
1. Vertex v_5 is selected because it is nearest to v_1 .

2. Vertex v_4 is selected because it has the shortest path from v_1 using only vertices in $\{v_5\}$ as intermediates.



3. Vertex v_3 is selected because it has the shortest path from v_1 using only vertices in $\{v_4, v_5\}$ as intermediates.

4. The shortest path from v_1 to v_2 is $[v_1, v_5, v_4, v_2]$.



$i = 2, \dots, n$ استفاده می کنیم که برای $length$ و $touch$

$=$ شاخص گره V در Y بطوری که لبه $<V, V_i>$ آخرین لبه روی کوتاهترین مسیر جاری از V_1 به V_i است که در آن تنها از گره های موجود در Y به عنوان گره های میانی استفاده شده است.

$=$ طول کوتاهترین مسیر جاری از V_1 به V_i است که در آن تنها از گره های موجود در Y به عنوان گره های میانی استفاده شده است.

الگوریتم Dijkstra به صورت زیر است.

الگوریتم ٤-٣ Dijkstra

مسئله: کوتاهترین مسیرها از V به تمامی گره‌های یک گراف وزن دار و جهت دار را تعیین کنید.
 ورودی: عدد صحیح $2 \leq n \leq 10$ و یک گراف جهت دار، وزن دار و متصل شامل n گره گراف که با یک آرایه
 دو بعدی W که سطرها و ستونهایش از 1 تا n شاخص دهنده و در آن $W[i][j]$ وزن لبه
 از گره i به گره j است، نشان داده می‌شود.
 خروجی: مجموعه لبه‌ها F شامل لبه‌های کوتاهترین مسیرها.

```

void dijkstra (int n,
               const number W[ ][ ],
               set_of_edges& F)
{
    index i, vnear;
    edge e;
    index touch[2..n];
    number length[2..n];

    F = Ø;
    for (i = 2; i <= n; i++) {
        touch[i] = 1;
        length[i] = W[1][i];
    }

    repeat (n - 1 times) {
        min = ∞;
        for (i = 2; i <= n; i++)
            if (0 ≤ length[i] < min) {
                min = length[i];
                vnear = i;
            }
        e = edge from vertex indexed by touch[vnear]
            to vertex indexed by vnear;
        add e to F;
        for (i = 2; i <= n; i++)
            if (length[vnear] + W[vnear][i] < length[i]) {
                length[i] = length[vnear] + W[vnear][i];
                touch[i] = vnear;
            }
        length[vnear] = -1;
    }
}

```

// For all vertices, initialize v_1 ,
 // to be the last vertex on the
 // current shortest path from
 // v_1 , and initialize length of
 // that path to be the weight
 // on the edge from v_1 .
 // Add all $n - 1$ vertices to Y.

// Check each vertex for
 // having shortest path.

// For each vertex not in Y,
 // update its shortest path.
 // Add vertex indexed by vnear
 // to Y.

از آنجاییکه فرض کردیم یک مسیر از V_1 به هر گره دیگر وجود دارد، لذا متغیر V_{near} در هر تکرار از حلقه $repeat$ یک مقدار جدید به خود اختصاص می دهد که اگر اینچنین نبود، الگوریتم می بایست افزودن آخرين لبه را تا انجام $1 - n$ تکرار حلقه $repeat$ ادامه می داد.

الگوریتم ۴-۳ تنها لبه های کوتاهترین مسیرها را تعیین می کند و طول این مسیرها را تولید نمی نماید. این طولها می توانست از لبه ها بدست آید. با یک تغییر ساده در الگوریتم می توانستیم طولها را نیز محاسبه کرده و آنها را در یک آرایه ذخیره کنیم. کنترل در الگوریتم ۴-۳، عیناً مشابه کنترل در الگوریتم ۱ است. لذا با تحلیل الگوریتم ۱-۴ می توان نتیجه زیر را برای الگوریتم ۴-۳ بدست آورد:

$$T(n) = \Theta(n^2)$$

به راحتی می توان ثابت نمود که الگوریتم ۴-۳، همواره کوتاهترین مسیرها را تولید می کند. اثبات این مسئله با استفاده از استقراء، مشابه اثبات مسئله تولید درخت پوشای می نیم توسط الگوریتم ۱-۱ (الگوریتم Prim) است.

همانند الگوریتم prim، الگوریتم Dijkstra نیز می تواند با استفاده از یک heap یا یک heap فیبوناچی، پیاده سازی شود. پیاده سازی heap در $\Theta(m \lg n)$ و پیاده سازی heap فیبوناچی در $\Theta(m + n \lg n)$ است که در آن m تعداد لبه ها می باشد. برای توضیح بیشتر، به کتاب Tarjan و Fredman (۱۹۸۷) مراجعه کنید.

۴-۳ زمانبندی (Scheduling)

فرض کنید که یک آرایشگر چندین مشتری با تقاضاهای مختلف دارد (مثلاً کوتاه ساده، کوتاه با شامپو، شوار). مدت زمان انجام تقاضاهای مختلف یکسان نیست ولی آرایشگر مدت زمان اجرای هر یک را به خوبی می داند. یک مسئله می تواند این باشد که مجموع زمان های انتظار و سرویس مشتریان را به حداقل برسانیم. مجموع زمان های انتظار و سرویس دهنی به زمان در سیستم موسوم است. مسئله به حداقل رساندن مجموع زمان در سیستم، کاربردهای زیادی دارد. برای مثال، شاید بخواهیم دستیابی کاربران به یک دیسک را زمانبندی کنیم تا مجموع زمان انتظار و سرویس دهنی را به حداقل ممکن برسانیم.

مسئله دیگری که در بحث زمانبندی مطرح می شود هنگامی است که هر تقاضا به یک مدت زمان یکسانی برای اجرا نیازمند است، اما هر یک دارای مهلت بخصوصی برای اجرا می باشد. هدف از زمانبندی تقاضاهای، به حداقل رساندن بازدهی سیستم است. ما پس از بحث و بررسی مسئله زمانبندی ساده و به حداقل رساندن مجموع زمان در سیستم، به زمانبندی مهلت دار نیز خواهیم پرداخت.

۴-۳-۱ به حداقل رساندن مجموع زمان در سیستم

یک راه حل ساده برای به حداقل رساندن مجموع زمان در سیستم، درنظر گرفتن همه زمانبندیهای ممکن و انتخاب کمترین آنها است. این موضوع در مثال زیر به روشنی بیان شده است.

۱۵۰ روشن ترین

مثال ۴-۲ فرض کنید سه تقاضا وجود دارد که زمان سرویس آنها به صورت زیر داده شده است:

$$t_1 = 5, \quad t_2 = 10, \quad t_3 = 4$$

واحدهای حقیقی زمان در این مسئله اهمیتی ندارد. اگر ما آنها را به ترتیب ۱، ۲ و ۳ زمانبندی کنیم، آنگاه زمان سپری شده در سیستم برای سه تقاضا به صورت زیر مطرح می‌شود:

زمان در سیستم	تقاضا (کار)
۵ (زمان سرویس)	۱
۵ (انتظار برای کار ۱) + ۱۰ (زمان سرویس)	۲
۵ (انتظار برای کار ۱) + ۱۰ (انتظار برای کار ۲) + ۴ (زمان سرویس)	۳

مجموع زمان در سیستم برای این زمانبندی برابر است با:

$$\frac{5 + (5+10)}{\text{مدت زمان برای تقاضای ۱}} + \frac{(5+10+4)}{\text{مدت زمان برای تقاضای ۲}} = ۳۹$$

با این روش محاسبه می‌توان لیست تمام زمانبندیهای ممکن و مجموع زمان در سیستم را پیدا کرد.

زمانبندی	مجموع زمان در سیستم
$5 + (5 + 10) + (5 + 10 + 4) = 39$	[۱، ۲، ۳]
$5 + (5 + 4) + (5 + 4 + 10) = 33$	[۱، ۳، ۲]
$10 + (10 + 5) + (10 + 5 + 4) = 44$	[۲، ۱، ۳]
$10 + (10 + 4) + (10 + 4 + 5) = 43$	[۲، ۳، ۱]
$4 + (4 + 5) + (4 + 5 + 10) = 32$	[۳، ۱، ۲]
$4 + (4 + 10) + (4 + 10 + 5) = 37$	[۳، ۲، ۱]

زمانبندی [۱، ۲، ۳] (با مجموع زمان در سیستم ۳۹)، بهترین جواب مسئله است.

پر واضح است که الگوریتم که تمامی زمانبندیهای ممکن یک مسئله را درنظر می‌گیرد، یک الگوریتم زمان-فاکتوریل است. توجه دارید که در مثال فوق، زمانبندی بهینه در حالتی رخ داد که تقاضای ۳ با کمترین زمان سرویس (۴) در ابتداء، تقاضای ۱ با کمترین زمان سرویس (۵) در بین تقاضاهای باقیمانده بعد از آن و در نهایت تقاضای ۲ با بزرگترین زمان سرویس (۱۰) در انتها قرار گرفت. در ابتدای نظر می‌رسد که چنین زمانبندی بهینه است زیرا تقاضاهای کوتاهتر را خارج از نوبت و در ابتداء انجام می‌دهد. یک الگوریتم حریص سطح بالا برای این روش به صورت زیر است.

۱۵۱ (زمانبندی

```

sort the jobs by service time in decreasing order;
while(the instance is not solved){
    shedule the next job;           // روال انتخاب و بررسی امکان سنجی
    if(there are no more jobs)      // بررسی جواب
        the instance is solved;
}

```

ما این الگوریتم را به فرم کلی روش حربیص نوشتیم تا نشان دهیم که آن در واقع، یک الگوریتم حربیص است. به هر حال واضح است که الگوریتم مرتب سازی تقاضاهای، براساس زمان سرویس آنها کار می کند. پیچیدگی زمانی این الگوریتم برابر است با:

$$W(n) \in \Theta(n \lg n)$$

اگرچه در ابتدا، بنظر می رسد که زمانبندی ارائه شده توسط این الگوریتم بهینه باشد، ولی با استثنای این مطلب ثابت شود. قضیه زیر ثابت می کند که این نحوه زمانبندی، بهینه ترین حالت ممکن است.

قضیه ۴-۳ تنها زمانبندی که مجموع زمان در سیستم را به حداقل می رساند آن است که تقاضاهای را به ترتیب غیرنژولی بر حسب زمان سرویس، زمانبندی می کند.

اثبات: برای $1 \leq i \leq n-1$ ، فرض می کنیم که زمان سرویس تقاضای آم در یک زمانبندی بهینه باشد. لازم است نشان دهیم که زمانبندی براساس ترتیب غیرنژولی زمانهای سرویس انجام شده است. این کار را با استفاده از برهان خلف انجام می دهیم. اگر آنها براساس ترتیب غیرنژولی زمانبندی نشده باشند، آنگاه برای حداقل یک i که $1 \leq i \leq n-1$ ، داریم $r_i \geq r_{i+1}$ ما می توانیم زمانبندی اولیه را با جابجایی تقاضاهای آم و آم دوباره مرتب کنیم. با این کار به میزان r_i واحد از زمانی که تقاضای آم در سیستم صرف می کنند، کاسته ایم؛ زیرا سیستم منتظر سرویس دهی تقاضای آم در زمانبندی اولیه نمی ماند. بطور مشابه، به میزان r_{i+1} واحد به زمانی که تقاضای آم در زمانبندی اولیه صرف کند، افزوده ایم. واضح است که زمان مصرفی تقاضاهای دیگر، تغییری نمی کند. بنابراین، اگر T مجموع زمان در سیستم زمانبندی اولیه باشد و T' مجموع زمانبندی جدید باشد،

$$T' = T + r_{i+1} - r_i$$

از آنجاییکه $r_{i+1} > r_i$ است، لذا

$$T' < T$$

که با فرض بهینگی زمانبندی اولیه، متناقض است.

به راحتی می توانیم الگوریتم فوق را به مسئله زمانبندی با چند سرویس دهنده تعمیم دهیم. فرض کنید

m سرویس دهنده وجود دارد، سرویس دهندها را به دلخواه و تقاضاها را به ترتیب غیرنزوی زمانهای سرویس مرتباً نمایند. فرض کنید اولین سرویس دهنده، تقاضای اول را پاسخ می‌دهد؛ دومین سرویس دهنده تقاضاهای دوم را پاسخ می‌دهد؛... و m این سرویس دهنده تقاضای m را پاسخ می‌دهد. اولین سرویس دهنده، زودتر از همه به کار خود خاتمه می‌دهد زیرا این سرویس دهنده، تقاضایی با کوچکترین زمان سرویس را سرویس می‌کند و به همین دلیل، اولین سرویس دهنده تقاضای $m+1$ را سرویس می‌دهد. دومین سرویس دهنده، تقاضای $m+2$ را سرویس می‌دهد و الى آخر، فرم کلی آن بدین صورت است:

سرویس دهنده ۱، تقاضاهای ۱، $(1 + 2m)$, $(1 + m)$, ... را سرویس می‌دهد.

سرویس دهنده ۲، تقاضاهای ۲، $(2 + 2m)$, $(2 + m)$, ... را سرویس می‌دهد.

⋮

سرویس دهنده m تقاضاهای m ، $(m + 2m)$, $(m + m)$, ... را سرویس می‌دهد.

⋮

سرویس دهنده m تقاضاهای m , $(m + 2m)$, $(m + m)$, ... را سرویس می‌دهد.

بر واضح است که تقاضاها به ترتیب زیر پردازش می‌شوند:

$1, 2, \dots, m, 1 + m, 2 + m, \dots, m + m, 1 + 2m, \dots$

یعنی تقاضاها براساس ترتیب غیرنزوی زمانهای سرویس، پردازش می‌شوند.

۴-۳-۲ زمانبندی مهلت دار

در این مسئله زمانبندی، هر تقاضا به یک واحد زمانی برای انجام کار و یک مهلت زمانی و یک بازده معین نیاز دارد. اگر تقاضایی قبل از مهلت زمانی خود و یا در خلال آن شروع شود، بازده مورد نظر بدست آمده است. هدف از زمانبندی تقاضاهایی، به حداقل رساندن مجموع بازدهی است. هیچ لزومی به زمانبندی همه تقاضاهای نیست. زمانبندیهایی که در آن تقاضاهایی بعد از مهلت زمانی شان وجود دارد را در نظر نمی‌گیریم. به چنین زمانبندیهایی، زمانبندی غیرممکن گوئیم. مثال زیر، این مسئله را نشان می‌دهد.

مثال ۴-۳ فرض کنید تقاضاهای مهلت‌ها و بازده‌های زیر در یک سیستم وجود دارند:

مهلت	بازده	تقاضا
۲	۳۰	۱
۱	۲۵	۲
۲	۲۵	۳
۱	۴۰	۴

۱۵۳ (زمانبندی

وقتی ممکن است گوئیم کار (تفاضای) ۱، دارای مهلت زمانی ۲ است یعنی اینکه این تفاضا می‌تواند در زمان ۱ یا زمان ۲ شروع شود. توجه داریم که زمان صفر وجود ندارد. از آنجائیکه تفاضای ۲ دارای مهلت زمانی ۱ است، لذا می‌تواند فقط در زمان ۱ اجرا شود. زمانبندیهای ممکن و مجموع بازده آنها به صورت زیر می‌باشند:

زمانبندی	مجموع بازده
[۱، ۲]	$۳۰ + ۲۵ = ۵۵$
[۲، ۱]	$۲۵ + ۳۰ = ۶۵$
[۲، ۲]	$۳۵ + ۲۵ = ۶۰$
[۳، ۱]	$۲۵ + ۳۰ = ۵۵$
[۴، ۱]	$۴۰ + ۳۰ = ۷۰$
[۴، ۲]	$۴۰ + ۲۵ = ۶۵$

زمانبندیهای غیرممکن را در لیست فوق ذکر نکردیم. مثلاً زمانبندی [۱، ۲] غیرممکن است، زیرا تفاضای ۱ در زمان ۱ آغاز شده و به یک واحد زمانی نیاز دارد تا به طور کامل سرویس دهی شود و این موجب می‌شود که تفاضای ۲ در زمان ۲ شروع شود. اما همانطوریکه مشاهده می‌کنید، آخرین مهلت تفاضای ۲، زمان ۱ است. برای مثال، زمانبندی [۱، ۲] امکان‌پذیر است زیرا تفاضای ۱ قبل از مهلت زمانی خود شروع شده و تفاضای ۲ در مهلت زمانی خود آغاز می‌شود. مشاهده می‌کنید که زمانبندی [۱] با مجموع بازدهی ۷۰، زمانبندی بهینه است.

در نظر گرفتن همه زمانبندیها، آنچنانکه در مثال ۴-۳ انجام شد، یک زمان فاکتوریلی صرف می‌کند. توجه کنید که در مثال فوق، تفاضایی که بیشترین بازدهی را دارد (تفاضای ۴) در زمانبندی بهینه منظور شده است، اما تفاضایی که دومین مقدار بازدهی را دارد، نتوانسته است در زمانبندی حضور یابد زیرا هر دو دارای مهلت زمانی ۱ می‌باشند؛ لذا واضح است که هر دو نمی‌توانند در زمانبندی شرکت کنند و البته آن تفاضایی که بازده بیشتری دارد زمانبندی می‌شود. تفاضای دیگری که در زمانبندی وجود دارد، تفاضای ۱ است زیرا بازده آن بیشتر از بازده تفاضای ۲ است. این مثال، نمونه‌ای از بکارگیری روش حریص را به مانشان می‌دهد و آن اینکه برای حل مسئله، ابتدا باید تفاضالها را براساس ترتیب غیرنرولی مقادیر بازده مرتب کنیم، سپس هر یک از تفاضالها را به ترتیب بررسی کرده و در صورت امکان آن را به زمانبندی اضافه نماییم. قبل از ارائه حتی یک الگوریتم سطح بالا برای این روش، به چند تعریف نیازمندیم. رشته (دبالة) ممکن، رشته‌ای است که همه تفاضالها در آن به ترتیب و با توجه به مهلتشان شروع می‌شوند. در مثال ۴-۳، [۱، ۲] یک رشته ممکن و [۱، ۴] یک رشته غیرممکن است. یک مجموعه از تفاضالها را مجموعه ممکن گوئیم اگر حداقل یک رشته ممکن برای تفاضالها در این مجموعه وجود داشته باشد. در مثال ۴-۳، [۱، ۲] یک مجموعه ممکن است زیرا زمانبندی رشته [۱] امکان‌پذیر است در حالیکه {۴، ۱}،

۱۵۴ روش فریض

یک مجموعه ممکن نیست زیرا امکان زمانبندی هیچ یک از [۲۰،۲] و [۴،۲] وجود ندارد. هدف، یافتن یک رشته ممکن با حداقل مجموع بازدهی است. ما چنین رشته ای را رشته بهینه نامیده و مجموعه تقاضاهای این رشته را یک مجموعه تقاضای بهینه می‌گوییم. ما می‌توانیم یک الگوریتم حریص سطح بالا برای مسئله زمانبندی مهلت دار ارائه دهیم:

sort the jobs in nonincreasing order by profit;

$S = \emptyset$

while (the instance is not solved){

روال انتخاب //

بررسی امکان سنجی //

 select next job;

بررسی جواب //

 if (S is feasible with this job added)

بررسی امکان سنجی //

 add this job to S;

بررسی جواب //

 if (there are no more jobs)

بررسی جواب //

 the instance is solved;

}

مثال ۴-۴ فرض کنید تقاضاهای آخرین مهلت و بازدههای زیر در یک سیستم وجود دارند:

مهلت	بازده	تقاضا
۲	۴۰	۱
۱	۳۵	۲
۱	۳۰	۳
۳	۲۵	۴
۱	۲۰	۵
۳	۱۵	۶
۲	۱۰	۷

ما تقاضاهای را قبل از شماره گذاری، براساس مقدار بازدهشان مرتب کردیم. الگوریتم حریص فوق

به صورت زیر عمل می‌کند:

-۱- مجموعه S در ابتدا \emptyset است.

-۲- مجموعه S شامل {۱} می‌شود زیرا رشته {۱} ممکن است.

-۳- مجموعه S شامل {۱،۲} می‌شود زیرا رشته {۱،۲}، یک رشته ممکن است.

-۴- مجموعه {۱،۲،۳} قابل قبول نیست زیرا هیچ رشته ممکنی در این مجموعه وجود ندارد.

-۵- مجموعه S شامل {۱،۲،۴} می‌شود زیرا رشته {۱،۲،۴}، یک رشته ممکن است.

-۶- مجموعه {۱،۲،۴،۵} قابل قبول نیست زیرا هیچ رشته ممکنی در این مجموعه وجود ندارد.

-۷- مجموعه {۱،۲،۴،۶} قابل قبول نیست زیرا هیچ رشته ممکنی در این مجموعه وجود ندارد.

۱۵۵ (هابندی)

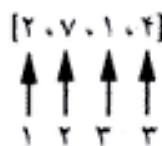
- مجموعه {۷، ۴، ۲، ۱} قابل قبول نیست زیرا هیچ رشته ممکنی در این مجموعه وجود ندارد.
مقدار نهایی S برابر {۴، ۲، ۱} و یک رشته ممکن برای این مجموعه، [۴، ۱، ۲] است. از آنجاییکه تقاضاهای ۱ و ۴ هر دو مهلتی برابر ۳ دارند، لذا می توانستیم [۴، ۱، ۲] را نیز به عنوان یک رشته ممکن درنظر بگیریم.

قبل از اینکه ثابت کنیم این الگوریتم همیشه یک رشته بینه تولید می کند، می خواهیم یک نسخه صوری از آن بنویسیم. برای انجام این کار، به یک روش کارا برای تعیین اینکه آیا یک مجموعه، ممکن است یا خیر، نیاز داریم. این کار را نمی توان با درنظر گرفتن همه رشته های ممکن انجام داد زیرا همانطوریکه گفتیم، چنین الگوریتمی از نوع زمان - فاکتوریل خواهد بود. پیش قضیه زیر، روش کارانتری را برای بررسی ممکن بودن یک مجموعه ارائه می دهد.

پیش قضیه ۳-۴ فرض می کنیم که S مجموعه ای از تقاضاهای است. آنگاه S یک مجموعه ممکن است اگر و تنها اگر رشته پدست آمده از مرتب سازی تقاضاهای S به صورت غیرتزویی و براساس مهلت تقاضا، یک رشته ممکن باشد.

اثبات: فرض کنید که S یک مجموعه ممکن باشد. آنگاه حداقل یک رشته ممکن برای تقاضاهای S وجود دارد. همچنین فرض کنید که در این رشته تقاضای X قبل از تقاضای Y زمانبندی شده و مهلت زمانی تقاضای لاکرچکتر (زودتر) از تقاضای X باشد. اگر این دو تقاضا را در رشته جایجا کنیم، تقاضای لا با توجه به موقعیت مکانی اش در رشته، زودتر شروع می شود. از آنجایی که مهلت تقاضای X بزرگتر از مهلت تقاضای Y است و زمان جدید داده شده به تقاضای X برای لا کافی است، لذا تقاضای X بزرگتر از مهلت تقاضای Y است و زمان جدید داده شده به تقاضای X برای لا کافی است، لذا تقاضای X نیز در مهلت مقرر شروع می شود. لذا رشته جدید هنوز هم ممکن خواهد بود. به هنگام مرتب سازی تبادلی (الگوریتم ۳-۱) بر روی رشته ممکن اولیه، می توان با استفاده مکرر از این واقعیت ثابت نمود که رشته مرتب شده، یک رشته ممکن است. به بیان دیگر، S یک مجموعه است اگر رشته مرتب شده ممکن باشد.

مثال ۴-۵ تقاضاهای مثال ۴-۴ را درنظر بگیرید. برای تعیین اینکه آیا {۷، ۴، ۲، ۱} یک مجموعه ممکن است یا خیر، پیش قضیه ۳-۴ بیان می کند که لازم است فقط امکان سنجی رشته زیر بررسی شود.



مهلت هر تقاضا را در زیر آن نوشته ایم. از آنجاییکه تقاضای ۴ با توجه به مهلت زمانی اش زمانبندی نشده است، لذا رشته مورد نظر یک رشته ممکن نیست و در نتیجه با استفاده از پیش قضیه ۳-۴، مجموعه نیز ممکن نخواهد بود.

۱۵۶ روش تریکن

الگوریتم زمانبندی مهلت دار در زیر آمده است. در این الگوریتم فرض شده است که تقاضاها از قبل، براساس مقدار بازدهشان به صورت غیرنژولی مرتب شده‌اند. از آنجاییکه بازده تقاضا تنها برای مرتب‌سازی تقاضاها بکار می‌آید، لذا تقاضاها را قبل از ورود به الگوریتم، مرتب شده فرض نمودیم. یعنی اینکه آن را به عنوان پارامتر الگوریتم درنظر نمی‌گیریم.

الگوریتم ۴-۴ زمانبندی مهلت دار

مسئله: یک زمانبندی با حداقل مجموع بازدهی را برای تقاضاهایی مشخص کنید که در آن هر تقاضا بازده معینی دارد و در صورتی این بازده درنظر گرفته می‌شود که تقاضا در مهلت مقرر با قبل از آن شروع شده باشد.

ورودی: تعداد تقاضاها n آرایه‌ای از اعداد صحیح deadline که از ۱ تا n شاخص دهی شده است بطوری که $\text{deadline}[i]$ آخرین مهلت زمانی تقاضای آم می‌باشد. آرایه به صورت غیرنژولی براساس بازده تقاضاها مرتب شده است.

خروجی: یک رشته بهینه J برای تقاضاها.

```
void schedule (int n,
               const int deadline[ ],
               sequence_of_integer& j)
{
    index i;
    sequence_of_integer K;
    J = [1];
    for (i = 2; i <= n; i++) {
        K = J with i added according to nondecreasing values of deadline [i];
        if (K is feasible)
            J = K;
    }
}
```

قبل از تحلیل الگوریتم، یک مثال از آن را ارائه می‌دهیم.

مثال ۴-۶ تقاضاهای مثال ۴-۴ را درنظر می‌گیریم.

مهلت	تقاضا
۳	۱
۱	۲
۱	۳
۳	۴
۱	۵
۳	۶
۲	۷

الگوریتم ۴-۴ روی این تقاضاها به صورت زیر عمل می‌کند:

۱-J با [۱] مقداردهی می‌شود.

۲-K با [۲، ۱] مقداردهی می‌شود و امکان‌پذیری آن محرز می‌گردد.

J با [۱] مقداردهی می‌شود زیرا K امکان‌پذیر است.

۳-K با [۲۰، ۲۰، ۱] مقداردهی می‌شود و رد می‌گردد زیرا امکان‌پذیر نیست.

۴-K با [۲۰، ۱۰، ۴] مقداردهی می‌شود و امکان‌پذیری آن محرز می‌گردد.

J با [۲۰، ۱۰، ۴] مقداردهی می‌شود زیرا K امکان‌پذیر است.

۵-K با [۲۰، ۵، ۱۰، ۴] مقداردهی می‌شود و رد می‌گردد زیرا امکان‌پذیر نیست.

۶-K با [۲۰، ۱۰، ۶، ۴] مقداردهی می‌شود و رد می‌گردد زیرا امکان‌پذیر نیست.

۷-K با [۲۰، ۷، ۱۰، ۴] مقداردهی می‌شود و رد می‌گردد زیرا امکان‌پذیر نیست.

مقدار نهایی J برابر [۲۰، ۱۰، ۴] است.

تحلیل پیجیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۴-۴ (زمانبندی مهلت دار)

عمل مبنایی: لازم است مقایساتی برای مرتب سازی تقاضاها صورت بگیرد. همچنین به مقایسات بیشتری برای وقتی که K (که تقاضای آم به آن اضافه شده) را مساوی $\lfloor \frac{n}{2} \rfloor$ قرار می‌دهیم و برای بررسی امکان‌پذیری K، نیاز داریم، بنابراین، یک دستورالعمل مقایسه را به عنوان عمل مبنایی در نظر می‌گیریم.

اندازه ورودی: n، تعداد تقاضاها.

مرتب سازی تقاضاها به زمانی برابر $(n \lg n)^{\Theta}$ نیاز دارد. لذا در هر تکرار از حلقه `for` لازم است که حداقل ۱ - n مقایسه انجام شود تا تقاضای آم به K افزوده شود؛ همچنین به حداقل n مقایسه نیازمندیم تا امکان‌پذیری K را بررسی کنیم. بنابراین، بدترین حالت برای است: با

$$\sum_{i=2}^n [(i-1)+i] = n^2 - 1 \in \Theta(n^2)$$

اولین تساوی، از مثال ۱ - A در فرمیمه A بدست آمده است. از آنجائیکه این زمان، بر زمان مرتب سازی برتری دارد، لذا

$$W(n) \in \Theta(n^2)$$

در اینجا ثابت می‌کنیم که الگوریتم همواره یک جواب بهینه از آن می‌نماید.

قضیه ۴-۴ الگوریتم ۴-۴ همواره یک مجموعه بهینه از تقاضاها را تولید می کند.

اثبات: اثبات را با استفاده از استقراء روی تعداد تقاضاها (n) انجام می دهیم.

پایه استقراء: واضح است که اگر یک تقاضا وجود داشته باشد، قضیه درست است.

فرض استقراء: فرض می کنیم که مجموع تقاضاها بدهست آمده از اعمال الگوریتم روی n تقاضای اول، یک مجموعه بهینه باشد.

گام استقراء: لازم است نشان دهیم که مجموع تقاضاها بدهست آمده از اعمال الگوریتم روی $n+1$ تقاضای اول، یک مجموعه بهینه است. برای این منظور فرض می کنیم که A ، مجموعه تقاضاها بدهست آمده از $n+1$ تقاضای اول و B ، یک مجموعه بهینه از تقاضاها بدهست آمده از $n+1$ تقاضای اول باشد. دو حالت وجود دارد:

حالت ۱: B شامل تقاضای $n+1$ نیست.

در این حالت، B مجموعه ای از تقاضاها بدهست آمده از n تقاضای اول است. به هر حال، با توجه به فرضیه استقراء، A شامل یک مجموعه از تقاضاها بهینه بدهست آمده از n تقاضای اول می باشد. بنابراین، مجموع بازدهی تقاضای B نمی تواند بزرگتر از مجموع بازدهی تقاضاها A باشد و در نتیجه A یک مجموعه بهینه است.

حالت ۲: B شامل تقاضای $n+1$ است.

فرض کنید که A شامل تقاضای $n+1$ باشد، آنگاه

$$B = B' \cup \{job(n+1)\}, \quad A = A' \cup \{job(n+1)\}$$

که در آن B' یک مجموعه بدهست آمده از n تقاضای اول و A' مجموعه بدهست آمده از اعمال الگوریتم روی n تقاضای اول است. با استفاده از فرض استقراء نتیجه می گیریم که A' ، یک مجموعه بهینه برای n تقاضای اول است. لذا

$$\begin{aligned} profit(B) &= profit(B') + profit(n+1) \\ &\leq profit(A') + profit(n+1) = profit(A) \end{aligned}$$

که در آن $(n+1)$ ، بازده تقاضای $n+1$ و (A) ، مجموع بازده تقاضاها در A است. تا زمانیکه B برای $n+1$ تقاضای اول بهینه است، می توانیم نتیجه بگیریم که A نیز بهینه است.

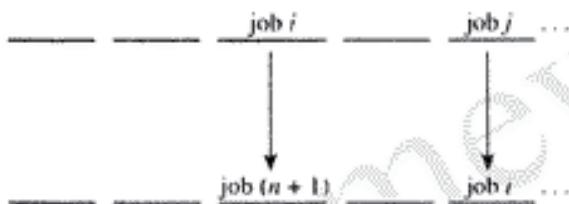
فرض کنید A شامل تقاضای $n+1$ نیست. مدت زمان اشغال شده توسط تقاضای $n+1$ در B را در نظر بگیرید. اگر هنگامی که الگوریتم، تقاضای $n+1$ را در نظر می گرفت، این مدت زمان قابل دسترسی بود، دراینصورت این تقاضا زمانبندی می شد. لذا این مدت زمان بایشی به تقاضایی در A که آن را تقاضای آ من نمیم، داده شود. از آنجاییکه تقاضاها به صورت غیرنرولی و براساس مقادیر بازده شان مرتب می شوند، لذا بازده تقاضای آ حداقل به بزرگی بازده تقاضای $n+1$ است.

اگر تقاضای آ در B نباشد، می توانیم تقاضای $n+1$ را با تقاضای آ در B جایگزین کنیم. نتیجه،

روش حریص در مقایسه با برنامه‌نویسی پویا مسئله کوله‌پشتی ۱۵۹

مجموعه‌ای از تقاضاها است که مجموع بازدهی آنها حداقل به بزرگی مجموع بازده تقاضاها در B است. به هر حال، این مجموعه از n تقاضای اول بدست آمده است. لذا، با استفاده از فرض استقراء درمی‌باییم که مجموع بازدهی آن می‌تواند بزرگتر از مجموع بازدهی تقاضاهاي A باشد؛ یعنی A بهینه است.

اگر تقاضای A در B باشد، آنگاه هر مدت زمانی که در B اشغال می‌کند بایستی توسط تقاضای در A (که آن را تقاضای آمن نامیم) اشغال شود. [در غیرابنصورت، الگوریتم ما می‌توانست تقاضای A را در آن مهلت زمانی قرار دهد و تقاضای $n+1$ را زمانبندی کند]. همانطوریکه در شکل ۴-۹ نشان می‌دهیم، در B می‌توانیم تقاضای $n+1$ را با تقاضای A و تقاضای A را با تقاضای $n+1$ زجایگزین کنیم. از آنجاییکه بازده تقاضای A حداقل به اندازه بازده تقاضای $n+1$ است، لذا حاصل مجموعه‌ای از تقاضاهاست که مجموع بازده آن حداقل به بزرگی مجموع بازده تقاضاها در B می‌باشد. کار را همانند گذشته ادامه می‌دهیم تا نتیجه بگیریم که A بهینه است.



شکل ۴-۹ اگر در B، تقاضای $n+1$ را با تقاضای A و تقاضای A را با تقاضای $n+1$ زجایگزین کنیم، بازده کل حداقل به بزرگی نمونه قبلی می‌شود.

با استفاده از ساختار داده‌ای مجموعه غیرالحقیقی III که در ضمیمه C ارائه شده است، می‌توانیم یک نسخه $\Theta(n \lg n)$ از روال schedule (در الگوریتم ۴-۴) ارائه کنیم که m می‌نیعم n و بزرگترین مهلت زمانی برای n تقاضا است. از آنجاییکه زمان مرتب سازی در $\Theta(n \lg n)$ است، کل الگوریتم نیز در $\Theta(n \lg n)$ خواهد بود. این بهینه سازی را در تمرینات بررسی خواهیم کرد.

۴-۴ روشن حریص در مقایسه با برنامه‌نویسی پویا: مسئله کوله‌پشتی

روشن حریص و برنامه‌نویسی پویا، هر دو روش‌هایی برای حل مسائل بهینه سازی هستند. اغلب، یک مسئله می‌تواند با استفاده از هر دو روش حل شود. به عنوان مثال، مسئله کوتاهترین مسیرهای نک-مبتدأیی با استفاده از برنامه‌نویسی پویا در الگوریتم ۳-۲ و با استفاده از روش حریص در الگوریتم ۴-۳ حل شده است. به هر حال، الگوریتم برنامه‌نویسی پویا دارای توانایی اضافی در تولید

۱۶۰ روشن عرض

کوتاهترین مسیرها از همه مبدأها است و نمی توان آن الگوریتم را طوری تغییر داد که تنها کوتاهترین مسیرها را از یک مبدأ پیدا کند و در نتیجه کارایی آن بالا رود زیرا کل آرایه D مورد نیاز است. بنابراین، روش برنامه نویسی پویا از یک الگوریتم (n^3) برای حل مسائل استفاده می کند در حالیکه روش حریض، یک روش (n^2) را بکار می گیرد. اغلب، هنگامی که روش حریض مسئله را حل می کند، نتیجه، یک الگوریتم ساده تر و کاراتر است.

از طرف دیگر، معمولاً تعیین اینکه آیا یک روش حریض همواره یک جواب بهینه تولید می کند یا نه، کار مشکل تری است. نظیر مسئله پول خرد که نشان می دهد همه الگوریتم های حریض، جواب بهینه تولید نمی کنند. بنابراین، باید ثابت کنیم که یک روش حریض خاص همواره یک جواب بهینه تولید می نماید و برای اینکه نشان دهیم این روش، ممکن است چنین جوابی را تولید نکند، کافیست از یک مثال نقض استفاده کنیم. به خاطر دارید که در روش برنامه نویسی پویا، تنها لازم است تعیین کنیم که آیا اصل بهینگی در آن بکار رفته است یا خیر؟

برای آنکه بیشتر به اختلاف این دو روش پس ببریم، دو مسئله خیلی شبیه به هم (مسئله کوله پشتی ۱-۰ و مسئله کوله پشتی جزئی) را ارائه می دهیم. ما یک الگوریتم حریض ارائه خواهیم کرد که مسئله کوله پشتی ۱-۰ را با موفقیت حل می کند اما در مسئله کوله پشتی جزئی با شکست مواجه می شود. آنگاه مسئله کوله پشتی ۱-۰ را با استفاده از روش برنامه نویسی پویا، با موفقیت حل می کنیم.

۴-۴-۱ یک روش حریض برای مسئله کوله پشتی ۱-۰

یک مثال از این مسئله، دزدی از جواهر فروشی و حمل کالاها به وسیله کوله پشتی است. اگر مجموع وزن اشیاء مسرقه بیش از حد اکثر وزن W باشد، کوله پشتی از هم باز خواهد شد. هر کالا، وزن و ارزش معین دارد. مشکل دزد این است که مجموع ارزش کالاها را به حد اکثر برساند؛ در عین حال که وزن آنها بیش از حد مجاز W نباشد. این مسئله به مسئله کوله پشتی ۱-۰ مشهور است که می توانیم آن را به صورت زیر در آوریم:

فرض کنید n کالا وجود داشته باشد و

$$S = \{item_1, item_2, \dots, item_n\}$$

$$w_i \text{ وزن کالای } i$$

$$p_i \text{ ارزش کالای } i$$

$$\text{حداکثر وزنی که کوله پشتی تحمل می کند} = W$$

که در آن w_i و p_i و W اعداد صحیح و مثبت هستند. یک زیرمجموعه A از S بدست آورید بطوری که

$$\sum_{item_i \in A} w_i \leq W \quad \text{حداکثر شود تا اینکه} \quad \sum_{item_i \in A} p_i$$

از آنجاییکه brute-force، تمام زیرمجموعه های n کالایی را در نظر می گیرد؛ بجز آنها بیکه وزنشان

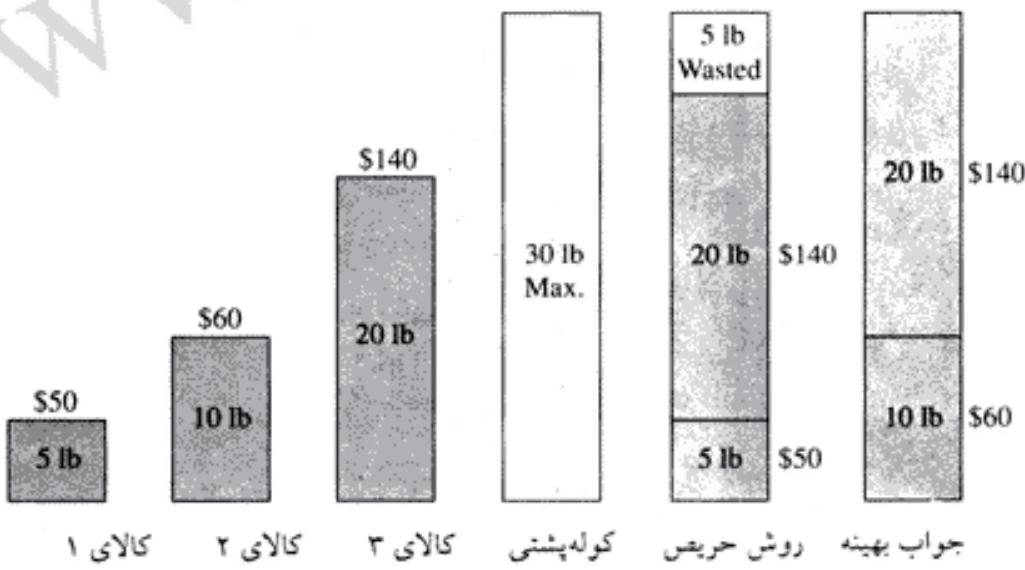
روش تریعن در مقایسه با برنامه نویسی پویا مسئله کوله پشتی ۱۶۱

بیش از W وزن است؛ لذا از بین کالاهای آن کالایی را می‌گیرد که بیشترین ارزش را دارد. از آنجاییکه در مثال A-۱۰ در ضمیمه A نشان دادیم که برای هر مجموعه n عنصری، 2^n زیرمجموعه وجود دارد، بنابراین، الگوریتم brute-force یک الگوریتم زمان-نمایی است.

بدیهی است که استراتژی حریص این است که ابتدا کالاهای با ارزش تر دزدیده شوند. یعنی اینکه براساس ترتیب غیرنژولی ارزشان دزدیده شوند. به هر حال، اگر با ارزش ترین کالا، وزن بیشتری در مقابل ارزشش داشته باشد، درینصورت، این استراتژی چندان مناسب نخواهد بود. به عنوان مثال، فرض کنید که مasse کالا داریم که وزن اولی ۲۵ پوند و ارزش آن ۱۰ دلار است و وزن کالاهای دوم و سوم، هر یک ۱۰ پوند و ارزش هر کدام از آنها ۹ دلار است. اگر ظرفیت کوله پشتی (W) برابر ۳۰ پوند باشد، این استراتژی حریص تنها ۱۰ دلار سود می‌برد؛ در حالیکه جواب بهینه، ۱۸ دلار است.

استراتژی حریص دیگری که وجود دارد این است که ابتدا سبک‌ترین کالاهای دزدیده شوند. اما این استراتژی نیز در صورتی که عناصر سبک‌تر، ارزش کمی در مقایسه با وزنشان داشته باشند با شکست مواجه می‌شود. برای اجتناب از شکست در دو الگوریتم حریص قبلی، یک الگوریتم حریص هوشمند را پیشنهاد می‌کنیم و آن اینکه در ابتدا، کالاهای با ارزش تر در واحد وزن دزدیده شوند. بدینصورت که دزد کالاهای را براساس ارزش در واحد وزن به صورت غیرنژولی مرتب نموده، سپس آنها را به ترتیب انتخاب نماید. یک کالا در کوله پشتی قرار داده می‌شود اگر وزن کالای انتخابی موجب نشود که مجموع وزن کوله پشتی بیش از W گردد. این روش را در شکل ۴-۱۰ نشان می‌دهیم. در این شکل، ارزش و وزن هر کالا روی آن نوشته شده و حداقل وزن کوله پشتی (W)، ۳۰ پوند می‌باشد. ارزش هر کالا در واحد وزن به قرار زیر است:

$$item_1: \frac{\$50}{5} = \$10, item_2 = \frac{\$60}{10} = \$6, item_3: \frac{\$140}{20} = \$7$$



شکل ۴-۱۰ یک مسئله حریص و یک جواب بهینه برای مسئله کوله پشتی ۱-۰.

۱۶۲ روش حریص

که با مرتب سازی آنها براساس ارزش در واحد وزن به ترتیب از چپ به راست داریم:

$$item_1, item_2, item_3$$

همانگونه که در شکل می بینیم، این روش حریص، کالای ۱ و کالای ۳ را با مجموع ارزش ۱۹۰ دلار انتخاب می کند؛ در حالیکه جواب بهینه، انتخاب کالای ۲ و کالای ۳ است که ارزشی معادل ۲۰۰ دلار دارد؛ چراکه با انتخاب کالای ۱ و ۳، به اندازه ۵ پوند جای خالی در کوله پشتی هدر می رود، چون وزن کالای ۲ برابر ۱۰ پوند است و در کوله پشتی جای نمی گیرد. حتی این روش حریص هوشمندانه هم نتوانست مسئله کوله پشتی ۱-۰ را به خوبی حل کند.

۴-۴-۲ یک روش حریص برای مسئله کوله پشتی جزئی

در مسئله کوله پشتی جزئی، دزد مجبور نیست که کل یک کالا را در بردارد؛ بلکه او می تواند جزئی از آن را انتخاب کند. در مثال جواهرفروشی، کالاهای مسئله کوله پشتی ۱-۰ به صورت شمس طلا یا نقره و یا جواهرات کامل می باشند؛ در حالیکه کالاهای مسئله کوله پشتی می توانند به صورت ذرات طلا یا نقره و یا سنگهای قیمتی روی جواهرات نیز باشد. فرض کنید که کالاهای شکل ۴-۱۰ موجود باشد. اگر استراتژی حریص همچنان مبتنی بر انتخاب کالای با ارزش تر در واحد وزن باشد، پس از انتخاب تمام کالای ۱ و تمام کالای ۳ می توانیم ۵ پوند از کالای ۲ را نیز انتخاب کنیم که هم ظرفیت کوله پشتی تکمیل شود و هم به میزان ۱۰/۵ از کالای ۲ را برداریم. مجموع ارزش کالاهای سرقت شده برابر است با:

$$\$50 + \$140 + \frac{5}{10} (\$60) = \$220$$

الگوریتم حریص ما در مسئله کوله پشتی جزئی، هرگز جائی از کوله پشتی را خالی نمی گذارد. در نتیجه، همیشه یک جواب بهینه خواهیم داشت. در تمرینات از شما می خواهیم که این مطلب را ثابت کنید.

۴-۴-۳ یک روش برنامه نویسی پویا برای مسئله کوله پشتی ۱-۰

اگر بتوانیم نشان دهیم که در اینجا اصل بهینگی بکار رفته است، می توانیم مسئله کوله پشتی ۱-۰ را با استفاده از برنامه نویسی پویا نیز حل کنیم. برای این منظور، فرض می کنیم که A یک زیرمجموعه بهینه از یک مجموعه n کالایی است. دو حالت وجود دارد: یا A شامل کالای n است و یا اینکه کالای n در A موجود نیست. اگر A شامل کالای n نباشد، A معادل است با یک زیرمجموعه بهینه از $1-n$ کالای اول، و اگر A شامل کالای n باشد، مجموع ارزش کالاهای مجموعه A برابر است با P_n به اضافه ارزش بهینه بدست آمده از زمانی که کالاهای $1-n$ کالای اول، در شرایطی انتخاب شوند که مجموع وزن بیش از $W - w_n$ نشود. بنابراین، اصل بهینگی بکار رفته است. این نتیجه می تواند به صورت زیر تعمیم یابد. اگر برای $i > 0$ ، $p[i][w]$ ، ارزش بهینه از زمانی بدست آمده باشد که کالاهای تنها از $1-i$ کالای اول انتخاب می شوند، با این شرط که مجموع وزن بیش از w نباشد، آنگاه

$$p[i][w] = \begin{cases} \max(p[i-1][w], p_i + p[i-1][w-w_i]) & w_i \leq w \\ p[i-1][w] & w_i > w \end{cases}$$

روشن ترین در مقایسه با برنامه نویسی پویا برای مسئله کوله پشتی ۱۶۳

حداکثر ارزش کالاها برابر با $p[n][w]$ است که ما می‌توانیم با استفاده از آرایه دو بعدی p ، که سطرهای آن از صفر تا n و ستونهایش از صفر تا w شاخص دهنده است، این ارزش را مشخص کنیم. مقدار سطرهای آرایه را به ترتیب، با استفاده از عبارت قبلی برای $p[i][w]$ محاسبه می‌کنیم. مقادیر $p[0][w]$ و $p[0][0]$ برابر صفر هستند. در تمرینات از شما می‌خواهیم که الگوریتم آنرا بنویسید. روشن است که تعداد ورودیهای محاسبه شده آرایه برابر است با:

$$n \cdot W \in \Theta(n \cdot W)$$

۴-۴-۴ تصفیه الگوریتم برنامه نویسی پویا برای مسئله کوله پشتی ۱

ابن واقعیت که عبارت قبلی برای تعداد ورودیهای محاسبه شده آرایه، روی n خطی است، می‌تواند ما را به اشتباه بیندازد که الگوریتم برای تمام نمونه‌های n عنصری کارا است؛ در حالیکه چنین نیست. عنصر دیگری در عبارت، به نام W ، وجود دارد که هیچ ارتباطی بین آن و n برقرار نیست. بنابراین، برای یک W معین می‌توانیم مقادیر بزرگ W را در نظر بگیریم تا نمونه‌های بزرگی ایجاد کنیم. برای مثال، اگر $W = n!$ باشد، آنگاه تعداد ورودیهای محاسبه شده، در $(n \times n!) \Theta(n \times n!)$ خواهد بود. اگر $W = 20$ باشد، آنگاه الگوریتم به هزاران سال وقت نیاز دارد تا بر روی یک کامپیوتر مدرن امروزی اجرا شود. هنگامی که W در مقایسه با n بسیار بزرگ می‌شود، این الگوریتم بدتر از الگوریتم brute-force است که تمامی حالات را در نظر می‌گیرد.

ابن الگوریتم می‌تواند به صورتی اصلاح شود که بدترین حالت تعداد ورودیهای محاسبه شده در $\Theta(n^2)$ باشد. با این اصلاح، هرگز بدتر از الگوریتم brute-force عمل نمی‌کند و در واقع، خیلی بهتر هم عمل خواهد کرد. در این اصلاح، از این حقیقت استفاده می‌کنیم که لازم نیست ورودیهای سطر آام را برای هر w بین ۱ و W مشخص کنیم؛ بلکه در سطر n آام تنها به تعیین $p[n][W]$ نیاز داریم. بنابراین، تنها ورودیهای مورد نیاز در سطر ۱- n ، ورودیهای هستند که برای محاسبه $p[n][W]$ به آنها نیاز داریم. از آنجاییکه

$$p[n][w] = \begin{cases} \max(p[n-1][w], p_n + p[n-1][w-w_n]) & w_n \leq w \\ p[n-1][w] & w_n > w \end{cases}$$

لذا تنها ورودیهای مورد نیاز در سطر ۱- n عبارتند از

$$p[n-1][W] \quad \text{و} \quad p[n-1][W - w_n]$$

این کار را از n تا ۱ ادامه می‌دهیم تا اینکه تمامی ورودیهای مورد نیاز را مشخص کنیم. یعنی بعد از اینکه ورودیهای لازم در سطر آام را مشخص نمودیم، ورودیهای مورد نیاز در سطر ۱-آام را با استفاده از این حقیقت که $p[i][w]$ از $p[i-1][w]$ و $p[i-1][w-w_i]$ محاسبه می‌شود، تعیین می‌کنیم. این کار زمانی پایان می‌یابد که $n = 1$ یا $w = 0$ شود. بعد از تعیین تمامی ورودیهای مورد نیاز، محاسبات را از اوپین

۱۶۴ روش تریک

سطر شروع می کنیم. مثال زیر این روش را نشان می دهد.

مثال ۴-۷ فرض کنید $W = 30$ و کالاهای شکل ۴-۱۰ موجود است. ورودیهای مورد نیاز هر سطر را تعیین می کنیم.

تعیین ورودیهای سطر ۳:

$$P[3][W] = P[3][30]$$

ما نیاز داریم به

تعیین ورودیهای سطر ۲:

$$P[2][30]$$

برای محاسبه $P[2][30]$ نیاز داریم به

$$P[2-1][30] = P[2][30] \quad \text{و} \quad P[2-1][30-w_2] = P[2][10]$$

تعیین ورودیهای سطر ۱:

$$P[2][30]$$

برای محاسبه $P[2][30]$ نیاز داریم به

$$P[2-1][30] = P[1][30] \quad \text{و} \quad P[2-1][30-w_2] = P[1][20]$$

$$P[1][30]$$

برای محاسبه $P[1][30]$ نیاز داریم به

$$P[2-1][10] = P[1][10] \quad \text{و} \quad P[2-1][10-w_2] = P[1][0]$$

در ادامه، محاسبات را انجام می دهیم.

محاسبه سطر ۱:

$$P[1][w] = \begin{cases} \max(p[\cdot][W], \$50 + p[\cdot][W-50]) & \text{if } w_1 = 0 \leq w \\ p[\cdot][w] & \text{if } w_1 = 0 > w \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \$50 & \text{if } w_1 = 0 \leq w \\ \$0 & \text{if } w_1 = 0 > w \end{cases}$$

بنابراین،

$$P[1][\cdot] = \$0$$

$$P[1][10] = \$50$$

$$P[1][20] = \$50$$

$$P[1][30] = \$50$$

محاسبه سطر ۲:

$$P[2][10] = \begin{cases} \max(p[1][10], \$60 + p[1][10]) & \text{if } w_2 = 10 \leq 10 \\ p[1][10] & \text{if } w_2 = 10 > 10 \end{cases}$$

$$= \$60$$

روشن درین در مقایسه با برنامه‌نویس پویا مسئله کوله پشتی ۱۶۵

$$P[2][30] = \begin{cases} \max(p[1][30], \$60 + p[1][20]) & \text{if } w_2 = 10 \leq 30 \\ p[1][30] & \text{if } w_2 = 10 > 30 \end{cases}$$

$$= \$60 + \$50 = \$110$$

محاسبه سطر ۳:

$$P[3][30] = \begin{cases} \max(p[2][30], \$140 + p[2][10]) & \text{if } w_3 = 20 \leq 30 \\ p[2][30] & \text{if } w_3 = 20 > 30 \end{cases}$$

$$= \$140 + \$60 = \$200$$

این نسخه از الگوریتم تنها هفت ورودی را محاسبه می‌کند؛ در حالیکه نسخه اصلی، تعداد $= 90 = (30)(3)$ ورودی را محاسبه می‌کرد. بیانید کارایی این الگوریتم را در بدترین حالت مشخص کنیم. توجه کنید که حداقل 2^i ورودی را در سطر i -ام محاسبه می‌کنیم. بنابراین، ماکزیمم مجموع تعداد ورودیهای محاسبه شده برابر است با

$$1 + 2 + 2^2 + \dots + 2^{n-1} = 2^n - 1$$

این تساوی از مثال A-۳ در ضمیمه A بدست آمده است. به عنوان تمرین نشان خواهید داد که مشخصات زیر، نمونه‌ای از مسئله است که در آن تقریباً 2^n ورودی محاسبه می‌شود (از زیرها می‌توانند هر مقداری داشته باشند):

$$w_i = 2^{i-1} \quad \text{و برای } i < n \quad W = 2^n - 2$$

با ترکیب این دو نتیجه مشخص می‌شود که بدترین حالت تعداد ورودیهای محاسبه شده در $(2^n) \Theta(n)$ است. حدودی که تا به حال بدست آمده است، فقط شامل عنصر n می‌باشد. می‌خواهیم حدی را نیز برای ترکیبی از n و W بدست آوریم. می‌دانیم که تعداد ورودیهای محاسبه شده در $(nW) \Theta(n)$ است. این نسخه، از رسیدن به این حد جلوگیری کند. اما ممکن است این چنین نیست. شما در تمرینات نشان خواهید داد که اگر $n = W+1$ و برای هر i , $w_i = 1$ باشد، آنگاه مجموع تعداد ورودیهای محاسبه شده تقریباً برابر است با

$$1 + 2 + 3 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2} = \frac{(W+1)(W+1)}{2}$$

اولین تساوی از مثال A-۱ در ضمیمه A و دومین تساوی از این حقیقت که در این نمونه، $1 = w+1$ است، نتیجه می‌شود. لذا این حد برای مقدار بزرگ و دلخواهی از n و W برابر است با $\Theta(nW)$. با ترکیب نتایج فوق مشخص می‌شود که بدترین حالت تعداد ورودیهای محاسبه شده در $O(\min(2^n, nW))$ است. برای پیاده سازی الگوریتم، نیازی به تولید یک آرایه کامل نداریم. بلکه فقط می‌توانیم ورودیهای مورد نیاز را ذخیره کنیم. اگر الگوریتم را به این روش اجرا کنیم، بدترین حالت حافظه مورد استفاده، حدودی مشابه حدود فوق خواهد داشت. ما می‌توانیم با استفاده از عبارت محاسباتی $p[i][w]$ که در

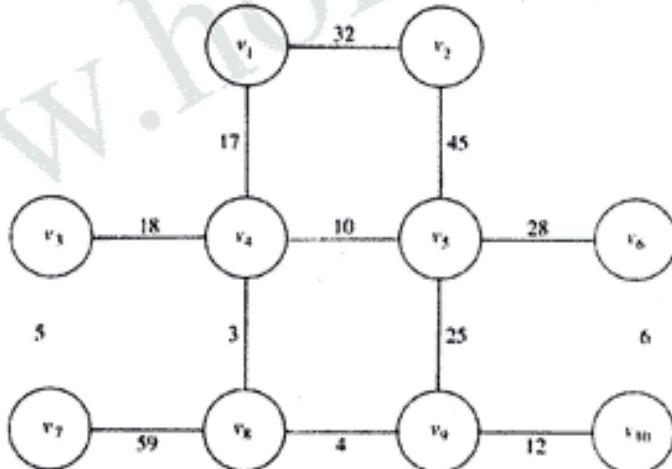
ارائه الگوریتم برنامه نویسی پویا بکار رفته، یک الگوریتم تقسیم و غلبه بنویسیم. برای این الگوریتم نیز بدترین حالت تعداد ورودیهای محاسبه شده در (Θ^3) است. مزیت اصلی الگوریتم برنامه نویسی پویا، حد اضافی این الگوریتم در عناصر W است. برای الگوریتم تقسیم و غلبه، چنین حدی وجود ندارد. در واقع، این حد از اختلاف اساسی بین برنامه نویسی پویا و تقسیم و غلبه بدست آمده است، یعنی برنامه نویسی پویا، یک نمونه مشابه را بیش از بکار پردازش نمی کند. حد W هنگامی که W در مقایسه بزرگ نباشد، بسیار با اهمیت است.

همانند مسئله فروشنده دوره گرد، تا بحال کسی توانسته است الگوریتمی برای مسئله کوله پشتی ۱-۰ ارائه دهد که بدترین حالت پیچیدگی زمانی آن بهتر از حالت نمایی باشد و البته هنوز کسی ثابت نکرده است که چنین الگوریتمی وجود ندارد. در فصل ۹ بیشتر به این مسائل خواهیم پرداخت.

تمرینات

بخش ۴-۱

- نشان دهید که روش حریض همواره یک جواب بینهای برای مسئله پول خرد پیدا می کند، وقتی که سکه ها در ارزش های $D^0, D^1, D^2, \dots, D^l$ (برای مقادیر صحیح و مثبت $0 < l < D$) قرار داشته باشند.
- با استفاده از الگوریتم prim (الگوریتم ۴-۱) یک درخت پوشای می نیم برای گراف زیر پیدا کنید.



- یک گراف رسم کنید که بیش از یک درخت پوشای می نیم داشته باشد.
- الگوریتم prim (الگوریتم ۴-۱) را روی کامپیوتر خود اجرا کرده، کارایی آن را با استفاده از گرافهای مختلف بررسی نمایید.
- الگوریتم prim را به گونه ای تغییر دهید که متصل بودن یک گراف وزن دار و بدون جهت را بررسی کند.
- الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از نمادهای ترتیب نمایش دهید.

تمرینات ۱۶۷

- ۶- با استفاده از الگوریتم kruskal (الگوریتم ۴-۲) یک درخت پوشای مسیم برای گراف تمرین شماره ۲ پیدا کنید. مراحل را گام به گام نشان دهید.
- ۷- الگوریتم kruskal (الگوریتم ۴-۲) را روی کامپیوتر خود اجرا کرده، کارایی آن را با استفاده از گرافهای مختلف بررسی نمایند.
- ۸- آیا فکر می کنید که ممکن است یک درخت پوشای مسیم دارای یک چرخه باشد؟ توضیح دهید.
- ۹- فرض کنید که در یک شبکه کامپیوتی، هر دو کامپیوت می توانند به یکدیگر متصل شوند. با فرض اینکه هزینه هر اتصال مشخص باشد، از کدامیک از الگوریتمهای prim (الگوریتم ۴-۱) یا Kruskall (الگوریتم ۴-۲) استفاده می کنید؟
- ۱۰- با استفاده از پیش قضیه ۴-۲، اثبات قضیه ۴-۲ را کامل کنید.

بخش ۴-۲

- ۱۱- با استفاده از الگوریتم Dijkstra (الگوریتم ۴-۳)، کوتاهترین مسیر از گره ۷ به تمام گره های دیگر در گراف تمرین شماره ۲ را پیدا نمایید. مراحل را گام به گام نشان دهید. فرض کنید که هر لبه بدون جهت نمایانگر دو لبه جهت دار با همان وزن باشد.
- ۱۲- الگوریتم Dijkstra (الگوریتم ۴-۳) را روی کامپیوتر خود اجرا نموده، کارایی آن را با استفاده از گرافهای مختلف بررسی کنید.
- ۱۳- الگوریتم Dijkstra را به گونه ای تغییر دهید که طول کوتاهترین مسیرها را محاسبه نماید. الگوریتم تغییر یافته را تحلیل نموده و تتابع را با استفاده از نمادهای ترتیب نشان دهید.
- ۱۴- الگوریتم Dijkstra را به گونه ای تغییر دهید که بررسی کند آیا یک گراف جهت دار دارای چرخه است یا خیر؟ الگوریتم را تحلیل نموده، تتابع را با استفاده از نمادهای ترتیب نمایش دهید.
- ۱۵- آیا الگوریتم Dijkstra می تواند برای پیدا کردن کوتاهترین مسیرها در یک گراف با وزنهای منفی بکار رود؟ توضیح دهید.
- ۱۶- با استفاده از استقراء، درستی الگوریتم Dijkstra (الگوریتم ۴-۳) را ثابت کنید.

بخش ۴-۳

- ۱۷- تقاضاها و زمانهای سرویس زیر را در نظر بگیرید. با استفاده از الگوریتم بخش ۴-۳-۱، مجموع مقدار زمان صرف شده در سیستم را به حداقل برسانید.

زمان سرویس	تقاضا
۷	۱
۲	۲
۵	۳
۱۰	۴

۱۸- الگوریتم بخش ۴-۳-۱ را روی کامپیوتر خود پیاده‌سازی نموده، آن را روی نمونه تمرین ۱۷ اجرا کنید.

۱۹- یک الگوریتم برای تعمیم مسئله زمانبندی تکسرویس دهنده به چندسرویس دهنده در بخش ۴-۳-۱ نوشته، آن را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از نمادهای ترتیب نشان دهید.

۲۰- تقاضاها، مهلت‌ها و بازده‌های زیر را در نظر بگیرید. با استفاده از الگوریتم زمانبندی مهلت‌دار (الگوریتم ۴-۴)، مجموع بازده را ماکریسم کنید.

مهلت	بازده	تقاضا
۲	۴۰	۱
۴	۱۵	۲
۲	۶۰	۳
۲	۲۰	۴
۳	۱۰	۵
۱	۴۵	۶
۱	۵۰	۷

۲۱- روال schedule در الگوریتم زمانبندی مهلت‌دار (الگوریتم ۴-۴) را درنظر بگیرید. فرض کنید که d_i حداقل مهلت در n تقاضا باشد. روال را طوری تغییر دهید که یک تقاضای تا حد امکان دیر را به زمانبندی در حال ایجاد اضافه کند اما دیرتر از مهلتش نباشد. این کار را با مقدار دهی اولیه $1 + d_i$ مجموعه غیرالحاقی شامل اعداد صحیح $0, 1, \dots, d_i$ انجام دهید. فرض کنید S ، $\text{small}(S)$ ، $\text{large}(S)$ عضو S باشد. به هنگام زمانبندی یک تقاضا، مجموعه S شامل می‌نیم n و مهلت تقاضا را پیدا کنید. اگر $0 = \text{small}(S)$ باشد، تقاضا را رد کنید و گرنه آن را در زمان $(\text{small}(S))$ زمانبندی نموده و S را با مجموعه‌ای شامل $1 - \text{small}(S)$ ادغام کنید. با فرض اینکه از ساختار داده‌ای مجموعه‌های غیرالحاقی III در فرمیم C استفاده می‌کنیم، نشان دهید که این نسخه در $\Theta(n \lg m)$ است که در آن m می‌نیم d_i و n می‌باشد.

۲۲- الگوریتم تمرین ۲۱ را پیاده‌سازی کنید.

۲۳- فرض کنید که ما متوسط زمان ذخیره‌سازی K فایل به طولهای l_1, l_2, \dots, l_n بر روی یک نوار را به حداقل می‌رسانیم. اگر احتمال درخواست فایل K برابر p_k باشد، آنگاه زمان دستیابی مورد انتظار برای بارگذاری (load) این n فایل به ترتیب k_1, k_2, \dots, k_n به صورت فرمول زیر می‌باشد:

$$T_{average} = C \sum_{f=1}^n (p_k f \sum_{i=1}^f l_{ki})$$

که در آن ثابت C ، میان پارامترهایی نظیر سرعت در درایو و تراکم ذخیره‌سازی است.

(a) یک روش حربص به چه ترتیبی باید این فایلها را ذخیره کند تا حداقل متوسط زمان دستیابی تضمین شود؟

(b) الگوریتمی بنویسید که فایلها را ذخیره نماید. الگوریتم خود را تحلیل نمائید.

تمرینات ۱۶۹

بخش ۴-۴

- ۲۴- یک الگوریتم برنامه نویسی برای مسئله کوله پشتی $1 \times n$ بنویسید.
- ۲۵- با استفاده از روش حریص، یک درخت جستجوی دودویی بهینه بسازید که کلید با بیشترین احتمال key_k را بـ^ه عنوان ریشه در نظر گرفته و زیر درختهای چپ و راست را برای $key_1, key_2, \dots, key_{k+1}, key_{k+2}, \dots, key_n$ به صورت بازگشتنی و به همان روش ایجاد نماید.
- (a) با فرض اینکه کلیدها از قبل مرتب شده‌اند، بدترین حالت پیچیدگی زمانی این روش را تعیین کنید.
- (b) با استفاده از یک مثال نشان دهید که این روش حریص همواره یک درخت جستجوی دودویی بهینه پیدا نمی‌کند.
- ۲۶- با استفاده از روش برنامه نویسی پویا، یک الگوریتم برای مسئله تمرین ۲۶ بنویسید. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از نمادهای ترتیب نشان دهید.
- ۲۷- با استفاده از روش حریص، الگوریتمی بنویسید که تعداد حرکات رکورد در مسئله ادغام n فایل را به حداقل برساند. از الگوی ادغام دو تابی استفاده کنید (دو فایل در هر مرحله ادغام با هم ترکیب می‌شوند). الگوریتم را تحلیل نموده، نتایج را با استفاده از نمادهای ترتیب نمایش دهید.
- ۲۸- ثابت کنید که روش حریص برای مسئله کوله پشتی جزئی، یک جواب بهینه تولید می‌کند.
- ۲۹- نشان دهید که بدترین حالت تعداد ورودیهای محاسبه شده توسط الگوریتم برنامه نویسی پویای تصفیه شده برای مسئله کوله پشتی $1 \times n$ در $(n^2)^{n/2}$ می‌باشد. این کار را با درنظر گرفتن نمونه‌ای که
- $$w_i = 2^{i-1} \quad (1 \leq i \leq n)$$
- ۳۰- نشان دهید در الگوریتم برنامه نویسی پویای تصفیه شده برای مسئله کوله پشتی $1 \times n$ ، هنگامی که $w_i = w_j = 1$ است، مجموع تعداد ورودیهای محاسبه شده تقریباً برابر است با
- $$(w+1) \times (n+1)/2$$

تمرینات اضافی

- ۳۱- با یک مثال نقض نشان دهید که روش حریص همیشه نمی‌تواند یک جواب بهینه برای مسئله پول خرد تولید نماید، وقتی که سکه‌ها متعلق به امریکا بوده و ما حداقل یک سکه از هر نوع نداشته باشیم.
- ۳۲- ثابت کنید که یک گراف کامل (K_n) که در آن بین هر دو گره یک لبه وجود داشته باشد، درخت پوشاندارد.
- ۳۳- با استفاده از روش حریص، یک الگوریتم برای مسئله فروشنده دوره گرد بنویسید. نشان دهید که الگوریتم شما همواره کوتاهترین تور را پیدا نمی‌کند.
- ۳۴- ثابت کنید که الگوریتم نوشته شده برای مسئله زمانبندی چندسریوس دهنده مثال ۱۹ همواره یک زمانبندی بهینه پیدا می‌کند.

فصل ۵

بازگشت به عقب (Backtracking)



اگر شما برای یافتن مسیر نان از میان مسیرهای پربیج و خم معروفی مثل کاخ Hampton Court در انگلستان سعی می‌کردید، مسلماً مسیری که نا امید کننده است را انتخاب نمی‌کردید تا به بن بست برسید؛ اما اگر چنین شد، بایستی به یک محل انشعاب برگشته و مسیر دیگری را شروع نمایید. هر کسی که تابحال سعی در حل یک پازل پیچیده داشته، حداقل یکبار بن بست را تجربه کرده است. تصور کنید که اگر تابلو یا نشانه‌ای وجود می‌داشت و وضعیت مسیر را اعلان می‌کرد، چقدر کار ما آسانتر می‌شد. اگر تابلویں در ابتدای هر مسیر قرار گیرد، در مدت زمان زیادی صرفه جویی کرده‌ایم زیرا از همه انشعاباتی که بعد از تابلو قرار دارند، صرفنظر می‌شود و بدین ترتیب، از بسیاری از بن بست‌ها جلوگیری می‌شود. چنین تابلوهایی در هزارتوهای معروف و یا در اکثر پازل‌های پیچیده وجود ندارند. به هر حال، همانطوری‌که بعدها خواهیم دید، چنین نشانه‌هایی در الگوریتم‌های بک‌تراکینگ وجود دارند.

بک‌تراکینگ برای مسائلی نظری مسئله کوله‌پشنی ۱-۰ بسیار کارا است. اگر چه در بخش ۳-۴-۴-۰ الگوریتم کارآمدی از نوع برنامه‌نویسی پویا برای این مسئله، در حالتی که گنجایش کوله‌پشنی زیاد نباشد، پیدا کردیم؛ اما الگوریتم، باز هم در بدترین حالت به صورت زمان-نمایی است. مسئله کوله‌پشنی ۰-۱-

روش بکتراکینگ ۱۷۱

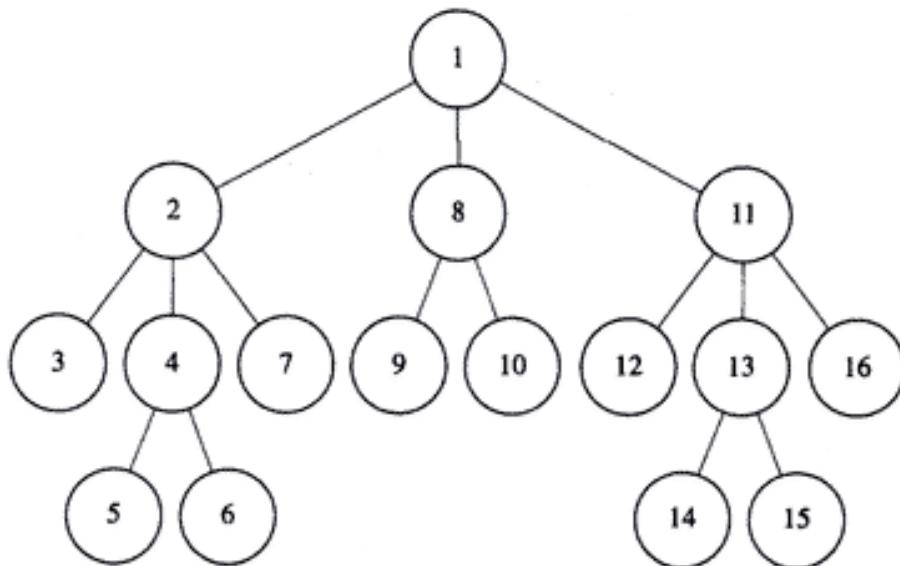
در کلاس مسئله های مطرح شده در فصل ۹ می باشد. هیچ کسی تاکنون نتوانسته است الگوریتم هایی برای آن دسته از مسائلی که پیچیدگی زمانی بدترین حالت آنها بهتر از زمان - نمایی باشد، پیدا کند و البته هیچ کسی نیز ثابت نکرده که ارائه چنین الگوریتم هایی غیرممکن است. یک روش برای حل مسئله کوله پشتی ۱-۰، تولید همه زیرمجموعه ها است؛ البته این روش شبیه به رفتن در هر مسیر یک هزار تو، نا رسیدن به یک بن است. از بخش ۴-۴-۱ به خاطر دارید که برای یک مجموعه n عنصری، 2^n زیرمجموعه وجود دارد، بدین معنا که روش brute-force، تنها برای مقادیر پائین n امکان پذیر است. به هر حال، اگر به هنگام تولید زیرمجموعه ها بتوانیم علائم را پیدا کنیم که به ما بگوید تعدادی از آنها احتیاج به تولید شدن ندارند، آنگاه می توانیم از بسیاری از عملیات غیر ضروری اجتناب کنیم و این دقیقاً همان کاری است که یک الگوریتم بکتراکینگ انجام می دهد. الگوریتم بک تراکینگ برای مسائل نظریه مسئله کوله پشتی ۱-۰، هنوز هم در بدترین حالت به صورت زمان - نمایی (یا حتی بدتر) است. این الگوریتم ها مفید هستند زیرا برای نمونه های بزرگ، کارا می باشند؛ اما نه برای تمام نمونه های بزرگ. ما در بخش ۵-۷ به مسئله کوله پشتی برمی گردیم. اما قبل از آن، با یک مثال ساده در بخش ۵-۱، بک تراکینگ را معرفی نموده و در بخش های بعد، چند مسئله را به طور نمونه حل می کنیم.

۱-۵ روش بکتراکینگ

بک تراکینگ برای حل مسائلی بکار می رود که در آن از یک مجموعه مشخص، دنباله ای از اشیاء انتخاب می شوند بطوری که در دنباله، معیارهایی رعایت شده باشد. مسئله n - وزیر، یک مثال کلاسیک از الگوریتم بک تراکینگ است. هدف اصلی در این مسئله، تعیین موقعیت n - وزیر بر روی یک صفحه شطرنج $n \times n$ است بطوری که هیچ دو وزیری یکدیگر را تهدید نکنند. یعنی هیچ دو وزیری در یک سطر، ستون و یا قطر قرار نداشته باشند. دنباله n موقعیتی است که وزیرها در آن قرار می گیرند. یک مجموعه برای هر انتخاب، 2^n موقعیت ممکن بر روی صفحه شطرنج است و معیار این است که هیچ دو وزیری یکدیگر را تهدید نکنند. مسئله n - وزیر، تعیینی از صفحه شطرنج استاندارد با $n = 8$ است. در اینجا برای سهولت کار، بک تراکینگ را برای وقتی که $n = 4$ است، توضیح می دهیم.

بک تراکینگ، یک جستجوی عمقی (depth-first) روی یک درخت است (در اینجا، درخت یعنی درخت ریشه دار). لذا می خواهیم قبل از ادامه بحث، نگاهی به جستجوی عمقی داشته باشیم. اگرچه جستجوی عمقی، در حالت کلی، برای گراف ها تعریف می شود اما ما تنها به جستجوی درختی می پردازیم زیرا بک تراکینگ فقط با جستجوی درختی سروکار دارد. یک پیمایش پیشوندی (Preorder)، یک جستجوی عمقی روی درخت است. این بدین معنی است که ابتدا ریشه درخت ملاقات می شود و بلافاصله بعد از ملاقات با یک گره، با همه فرزندان گره موردنظر ملاقات می کند. اگرچه جستجوی عمقی نیازی به ملاقات فرزندان با ترتیبی خاص ندارد، اما در این فصل فرزندان یک گره را از چپ به راست پیمایش می کنیم. شکل ۱-۵، جستجوی عمقی را بر روی یک درخت نشان می دهد. گره ها، به ترتیبی که

شکل ۱-۵ یک درخت با گره های شماره گذاری شده براساس یک جستجوی عمقی.



ملاقات می شوند، شماره گذاری می گرددند. توجه نمایید که در یک جستجوی عمقی، یک مسیر تا انتهای عمق آن دنبال می شود تا به بن بست برسد. هنگام رسیدن به یک بن بست بایستی برگردد تا به گره ای برسد که فرزند ملاقات نشده دارد و به همین ترتیب، تا به عمق ترین گره ممکن برسد.
در اینجا، یک الگوریتم بازگشتنی ساده برای انجام یک جستجوی عمقی ارائه می دهیم. چون در حال حاضر، توجه ما به پیمایش پیشوندی است، لذا این نسخه را برای تبیین این مطلب بیان می کنیم. این روال، با ارسال ریشه در سطح بالا فراخوانی می شود.

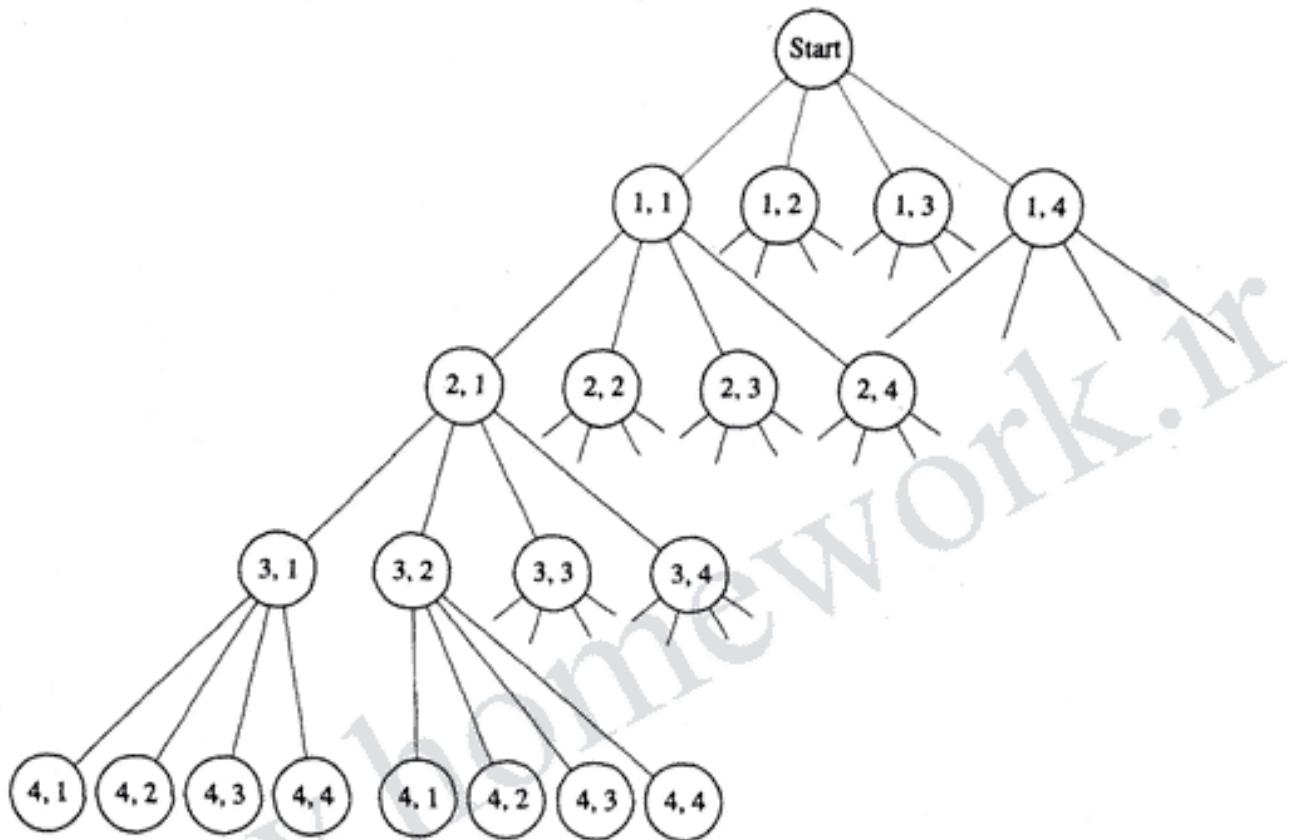
```

void depth_first_tree_search (node v)
{
    node u;
    visit v;
    for (each child u of v)
        depth_first_tree_search(u);
}
  
```

اکنون می خواهم روش بکتراینگ را با نمونه ای از مسئله ۱۰- وزیر با $4 = n$ توضیح دهیم. وظیفه ما قراردادن ۴ وزیر در یک صفحه شطرنج 4×4 است بطوری که هیچ دو وزیری یکدیگر را تهدید نکنند. ما می توانیم در ابتداء، موضوع را به این صورت ساده نمائیم که هیچ دو وزیری نمی توانند در یک سطر (ردیف) باشند. این نمونه را می توان با انتقال هر یک از وزیرها به ردیفی دیگر و بررسی اینکه ترکیبات چه سه تونی منجر به جواب می شود، حل کرد. از آنجاییکه هر وزیریکه هر وزیر می تواند در هر یک از چهار سطون صفحه جای بگیرد، لذا به تعداد $4 \times 4 \times 4 \times 4 = 256$ جواب کاندید وجود خواهد داشت. ما می توانیم جوابهای کاندید را با ساختن یک درخت ایجاد کنیم که در آن، سطون انتخابی برای اولین وزیر (وزیر ردیف ۱)،

روشن بکترینک ۱۷۳

شکل ۵-۲ بخشی از یک درخت فضای حالت برای نمونه‌ای از مسئله ۱- وزیر، که 2×11 می‌باشد. زوج مرتب (j, i) برای هر گره به این معنی است که وزیر، در ردیف j اوستون i قرار دارد. هر مسیر از ریشه به برگ، یک جواب کاندید است.



در گره‌های سطح ۱ درخت ذخیره می‌شود (توجه دارید که ریشه، همان سطح صفر درخت است). ستون انتخابی برای وزیر دوم (وزیر ردیف ۲) در گره‌های سطح ۲ ذخیره می‌شود و الى آخر. یک مسیر از ریشه به برگ، یک جواب کاندید می‌باشد (برگ در یک درخت، به گره‌ای اطلاق می‌شود که فرزندی ندارد). این درخت، به درخت فضای حالت موسوم است که بخشی از آن را در شکل ۵-۲ مشاهده می‌کنیم. یک درخت کامل، ۲۵۶ برگ دارد که هر کدام از آنها یک جواب کاندید می‌باشند. توجه دارید که در هر گره، یک زوج مرتب (j, i) ذخیره می‌شود. این زوج مرتب، مکان قرارگیری یک وزیر را در ردیف j اوستون i نشان می‌دهد.

برای تعیین جوابها، هر یک از جوابهای کاندید را با شروع از چهارین مسیر بررسی می‌کنیم (جواب کاندید، هر مسیر از ریشه به برگ است). تعدادی از اولین مسیرهای بررسی شده به صورت زیر است:

$[<1, 1>, <2, 1>, <3, 1>, <4, 1>]$

$[<1, 1>, <2, 1>, <3, 1>, <4, 2>]$

$[<1, 1>, <2, 1>, <3, 1>, <4, 3>]$

[<۱،۱>، <۲،۱>، <۳،۱>، <۴،۴>]

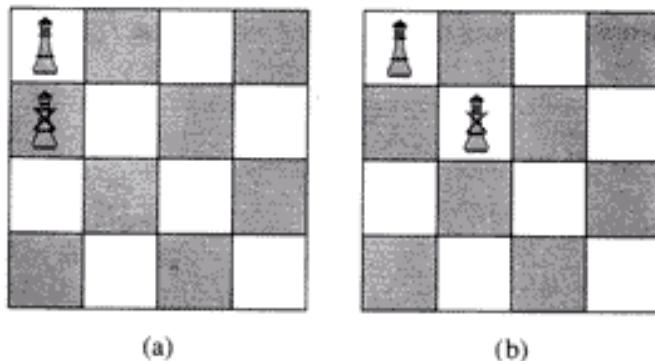
[<۱،۱>، <۲،۱>، <۳،۲>، <۴،۱>]

توجه کنید که گره‌ها بر اساس یک جستجوی عمقی که در آن فرزندان یک گره از چپ به راست پیمایش می‌شوند، ملاقات گردیده‌اند. یک جستجوی عمقی ساده روی یک درخت فضای حالات، شبیه به دنبال کردن هر مسیر در هزارتو تا رسیدن به یک بنست است؛ بدون آنکه از علامتها باید در طول مسیر، استفاده شود. ما می‌توانیم با انجام جستجو به دنبال این علامتها، به کارایی بالاتری دست یابیم. به عنوان مثال، همانطوریکه در شکل (a) نشان داده شده است، هیچ دو وزیری نمی‌توانند در یک ستون قرار بگیرند. بنابراین، هیچ نکته‌ای در ایجاد و بررسی مسیرها در کل شاخه منشعب از گره شامل <۲،۱> در شکل ۵-۲ وجود ندارد زیرا قبل از وزیر ۱ در ستون ۱ قرار گرفته و وزیر ۲ نمی‌تواند در آن ستون قرار بگیرد. این علامت به ما می‌گوید که این گره، جزء بنست به جایی متنه نمی‌شود. بطور مشابه، همانطوریکه در شکل (b) نشان داده شده است، هیچ دو وزیری نمی‌توانند در یک قطر قرار بگیرند. بنابراین، هیچ نکته‌ای در ایجاد و بررسی شاخه منشعب از گره شامل <۲،۲> در شکل ۵-۲ وجود ندارد. بکتراینگ روایی است که به وسیله آن، بعد از آنکه فهمیدیم یک گره جزء بنست به جایی ختم نمی‌شود، می‌توانیم به عقب برگردیم تا به پدر گره جاری بررسیم و عملیات جستجو را بر روی فرزند بعدی ادامه دهیم. یک گره را غیر وعده گاه (nonpromising) گوییم اگر به هنگام ملاقات گره، مشخص شود که احتمالاً آن گره به جواب متنه نمی‌شود؛ در غیر اینصورت، آن را وعده گاه (promising) می‌نامیم. به طور خلاصه، بکتراینگ شامل یک "جستجوی عمقی" در یک درخت فضای حالات، "بررسی" اینکه آیا یک گره وعده گاه است یا خیر و "بازگشت" به پدر گره (در صورت غیر وعده گاه بودن گره) می‌باشد. به این عمل، هرس درخت فضای حالات گوییم و زیر درخت شامل گره‌های ملاقات شده، درخت فضای حالات هرس شده نامیده می‌شود. یک الگوریتم عمومی برای روش بکتراینگ به صورت زیر است:

```
void checknode (node v)
{
    node u;
    if (promising(v))
        if (there is a solution at v)
            write the solution;
        else
            for (each child u of v)
                checknode(u);
}
```

در سطح بالا، ریشه درخت فضای حالات به روال checknode ارسال می‌گردد. پیمایش یک گره، در ابتدا با بررسی اینکه آیا آن گره یک وعده گاه است یا خیر، شروع می‌شود. اگر گره یک وعده گاه بود و یک جواب در آن گره وجود داشت، آن جواب چاپ می‌شود و اگر جوابی در گره وعده گاه وجود نداشت، فرزندان گره

شکل ۵-۳ اگر وزیر اول در ستون ۱ جای گرفت، وزیر دوم نمی‌تواند (a) در ستون ۱ یا (b) در ستون ۲ قرار گیرد.



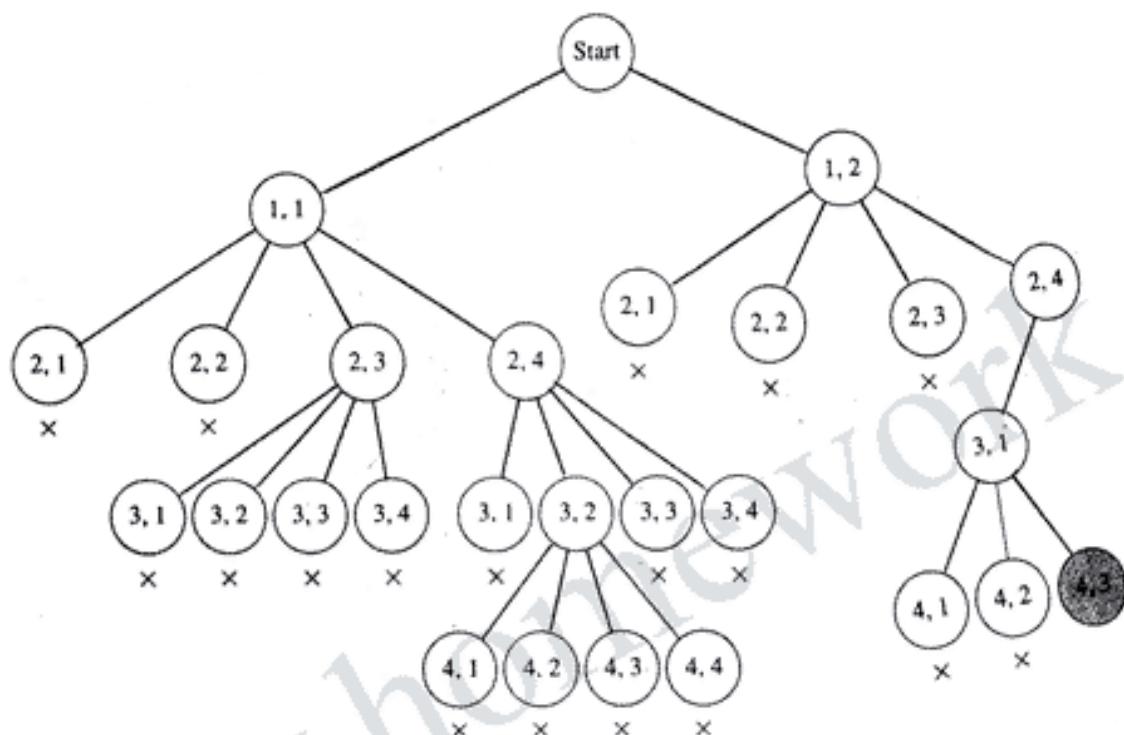
پیمایش می‌شوند. تابع promising در هر کاربرد بک تراکینگ متفاوت است. ما این تابع را تابع وعده‌گاه الگوریتم می‌نامیم. یک الگوریتم بک تراکینگ شبیه به یک جستجوی عمیق است به جز آنکه فرزندان یک گره، وقتی ملاقات می‌شوند که گره یک وعده‌گاه باشد ولی جوابی در آن گره وجود نداشته باشد. برخلاف الگوریتم مسئله ۱-وزیر، در برخی از الگوریتمهای بک تراکینگ می‌توان یک جواب را قبل از رسیدن به برگ درخت فضای حالات پیدا کرد. ماروال بک تراکینگ را به جای آنکه checknode backtrack بنامیم، نامیدیم زیرا به هنگام فرآخوانی روال، عمل بازگشت به عقب صورت نمی‌گیرد؛ بلکه عمل بازگشت وقتی صورت می‌گیرد که گره‌ای را پیدا کنیم که غیر وعده‌گاه باشد و بخواهیم عملیات را بر روی فرزند بعدی پدر ادامه دهیم. یک پیاده سازی کامپیوتری الگوریتم بازگشتی، عمل بک تراکینگ را با pop کردن رکورد فعل سازی برای یک گره غیر وعده‌گاه از پشته رکوردهای فعل سازی انجام می‌دهد. در ادامه با استفاده از بک تراکینگ، نمونه مسئله ۱-وزیر را برای 4×4 حل می‌کنیم.

مثال ۱-۱ به خاطر آورید که تابع Promising برای هر کاربرد از بک تراکینگ متفاوت است. برای مسئله ۱-وزیر، اگر یک گره و هر یک از اجدادش، وزیرها را در همان ستون یا قطر قرار دهند، تابع بایستی مقدار False را برگرداند. شکل ۵-۴، بخشی از یک درخت هرس شده فضای حالات را نشان می‌دهد که با استفاده از بک تراکینگ، برای حل نمونه‌ای با 4×4 تولید شده است. در این شکل، تنها گره‌هایی که برای یافتن اولین جواب بررسی شده‌اند، نمایش داده می‌شوند. شکل ۵-۵، یک صفحه شطرنج واقعی را نشان می‌دهد. در شکل ۵-۴، گره‌های غیر وعده‌گاه و در شکل ۵-۵، مکانهای غیر وعده‌گاه با علامت \times مشخص شده‌اند. در شکل ۵-۴، گره سایه‌دار گره‌ای است که اولین جواب در آن یافت می‌شود. ما به وسیله زوج مرتبی که در یک گره ذخیره شده است، به آن گره رجوع می‌کنیم. برخی از گره‌ها دارای زوج مرتب یکسانی هستند اما شما می‌توانید با پیمایش درخت شکل ۵-۴ بگویند که منظور مان کدام گره می‌باشد.

(a) $(1, 1) >$ وعده‌گاه است. (زیرا وزیر ۱، اولین وزیری است که جای می‌گیرد)

(b) $(2, 1) >$ غیر وعده‌گاه است. (زیرا وزیر ۱ در ستون ۱ قرار دارد)

شکل ۵-۴ بخشی از درخت فضای حالت هرس شده که به هنگام بکارگیری بکترائکینگ برای حل نمونه‌ای از مسئله ۲ وزیر با 4×4 تولید شده است. فقط گره‌هایی که برای یافتن جواب بررسی شده‌اند، نشان داده می‌شوند. جواب در گره سایه‌دار یافت می‌شود. هر گره غیروعده‌گاه با یک علامت \times مشخص شده است.



{ زیرا وزیر ۱ روی قطر چپ قرار دارد }

$<2, 2>$ غیروعده‌گاه است.

$<2, 3>$ وعده‌گاه است.

{ زیرا وزیر ۱ در ستون ۱ قرار دارد }

$<3, 1>$ غیروعده‌گاه است. (c)

{ زیرا وزیر ۲ روی قطر راست وجود دارد }

$<3, 2>$ غیروعده‌گاه است.

{ زیرا وزیر ۲ در ستون ۳ قرار دارد }

$<3, 3>$ غیروعده‌گاه است.

{ زیرا وزیر ۳ روی قطر چپ قرار دارد }

$<3, 4>$ غیروعده‌گاه است.

به $<1, 1>$ برگردید. (d)

$<2, 4>$ غیروعده‌گاه است.

{ زیرا وزیر ۱ در ستون ۱ قرار دارد }

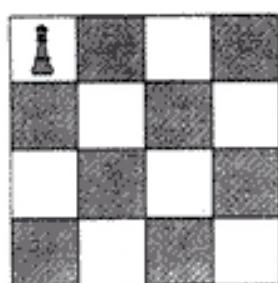
$<3, 1>$ غیروعده‌گاه است. (e)

{ این دفعه دوم است که $<3, 2>$ را آزمایش می‌کنیم }

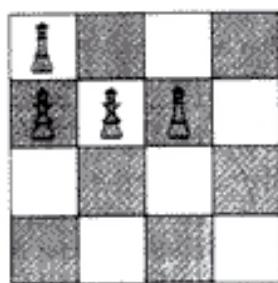
$<3, 2>$ وعده‌گاه است.

روشن بکترائینگ ۱۷۷

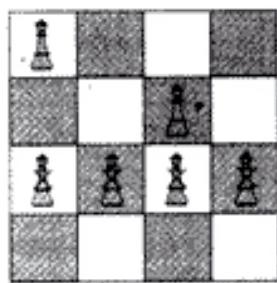
شکل ۵-۵ موقعیت‌های صفحه شطرنج واقعی که به هنگام استفاده از بکترائینگ برای حل مسئله n -وزیر با $4 = n$ آزمایش می‌شوند. هر موقعیت غیر وعده‌گاه، توسط یک علامت \times مشخص شده است.



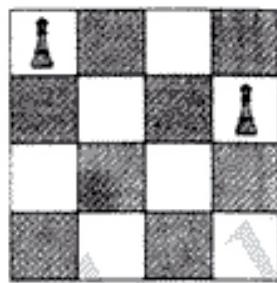
(a)



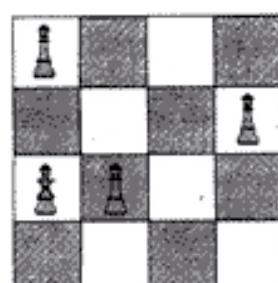
(b)



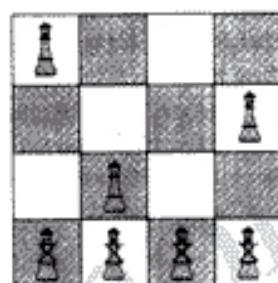
(c)



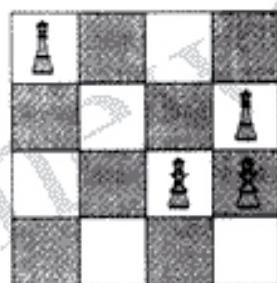
(d)



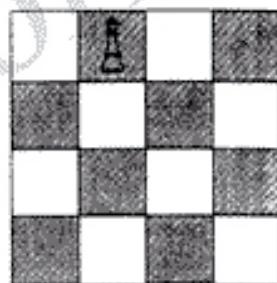
(e)



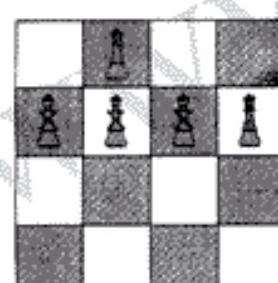
(f)



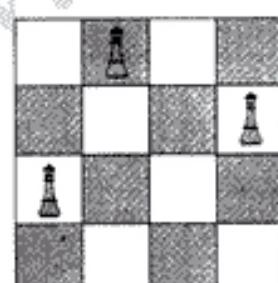
(g)



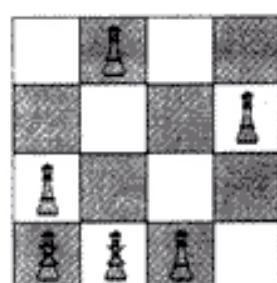
(h)



(i)



(j)



(k)

{ $\text{وزیر ۱ در ستون ۱ قرار دارد}$ } $\Rightarrow \langle ۱, ۱ \rangle$ غیر وعده‌گاه است.

{ $\text{وزیر ۲ در ستون ۲ قرار دارد}$ } $\Rightarrow \langle ۱, ۲ \rangle$ غیر وعده‌گاه است.

{ $\text{وزیر ۳ روی قطر چپ قرار دارد}$ } $\Rightarrow \langle ۱, ۳ \rangle$ غیر وعده‌گاه است.

{ $\text{وزیر ۴ در ستون ۴ قرار دارد}$ } $\Rightarrow \langle ۱, ۴ \rangle$ غیر وعده‌گاه است.

(g) به $<2, 4>$ برگردید.{زیرا وزیر ۲ روی قطر راست قرار دارد} $<3, 3>$ غیر وعده گاه است.{زیرا وزیر ۲ روی ستون ۴ قرار دارد} $<3, 4>$ غیر وعده گاه است.

(h) به ریشه برگردید.

{زیرا وزیر ۱ روی قطر راست قرار دارد} $<1, 2>$ وعده گاه است.{زیرا وزیر ۱ در ستون ۱ قرار دارد} $<4, 1>$ غیر وعده گاه است.{زیرا وزیر ۳ در ستون ۲ قرار دارد} $<4, 2>$ غیر وعده گاه است.{زیرا وزیر ۱ بر روی قطر راست قرار دارد} $<2, 1>$ غیر وعده گاه است.{زیرا وزیر ۱ بر روی ستون ۲ قرار دارد} $<2, 2>$ غیر وعده گاه است.{زیرا وزیر ۱ بر روی قطر چپ قرار دارد} $<2, 3>$ غیر وعده گاه است.{زیرا وزیر ۱ در ستون ۴ قرار دارد} $<2, 4>$ وعده گاه است.{این دفعه سوم است که $<1, 3>$ را آزمایش می کنیم} $<3, 1>$ وعده گاه است.{زیرا وزیر ۳ در ستون ۱ قرار دارد} $<4, 1>$ غیر وعده گاه است.{زیرا وزیر ۱ در ستون ۲ قرار دارد} $<4, 2>$ غیر وعده گاه است.{زیرا وزیر ۱ در ستون ۴ قرار دارد} $<4, 3>$ وعده گاه است.

در این لحظه، اولین جواب پیدا شد. این جواب در شکل (k) نمایان است و گرهای که جواب در آن پیدا شده، در شکل ۵-۴ سایه دار گشته است.

توجه کنید که الگوریتم یک تراکینگ واقعاً نیاز به ساختن درخت ندارد؛ بلکه فقط بایستی رده مقادیر شاخه جاری که مورد بررسی قرار می گیرد را نگه دارد. این روشی است که در پیاده سازی الگوریتم های یک تراکینگ بکار گرفته می شود. ما می گوییم که درخت فضای حالات، به طور ضمنی وجود دارد زیرا واقعاً درختی ساخته نمی شود.

شمارش گره های شکل ۵-۵ نشان می دهد که الگوریتم یک تراکینگ قبل از یافتن یک جواب، ۲۷ گره را مورد بررسی قرار می دهد. در تمرینات نشان خواهید داد که بدون استفاده از روش یک تراکینگ، یک جستجوی عمیق درخت فضای حالات، ۱۵۵ گره را قبل از یافتن همان جواب بررسی می کند.

ممکن است متوجه عدم کارایی در الگوریتم عمومی ما برای یک تراکینگ (checknode) شده باشید. بدینصورت که ما پس از ارسال یک گره به روال، وعده گاه بودن آن را بررسی می کنیم و این بدین معنی است که رکوردهای فعال سازی گره های غیر وعده گاه، بی دلیل در پشتۀ رکوردهای فعال سازی گذارده می شوند. یک الگوریتم عمومی یک تراکینگ که این عمل را انجام می دهد به صورت زیر است:

```

void expand (node v)
{
    node u;
    for (each child u of v)
        if (promising(u))
            if (there is a solution at u)
                write the solution;
            else
                expand(u);
}

```

گره‌ای که در سطح بالا به روال ارسال می‌شود، همان ریشه درخت است. این روال را `expand` نامیدیم زیرا این روال در صورتی فراخوانی می‌شود که یک گره و عده‌گاه را بسط دهیم. در پیاده‌سازی این الگوریتم بر روی کامپیوتر، بک‌تراکینگ از یک گره غیر و عده‌گاه با `push` نکردن رکورد فعال‌سازی گره در پشته رکوردهای فعال‌سازی انجام می‌شود. در تشریح الگوریتم‌های این فصل، از نسخه اول الگوریتم (روال `checknode`) استفاده می‌کنیم زیرا دریافت‌هایم که این نسخه، معمولاً الگوریتم‌هایی تولید می‌کند که فهم آنها راحت‌تر است؛ بدین علت که یک اجرای `checknode` شامل مراحلی است که به هنگام ملاقات یک گره تنها انجام می‌شود، یعنی شامل مراحل زیر است: تعیین اینکه آیا گره یک و عده‌گاه است یا خبر و اگر و عده‌گاه است، آیا یک جواب در آن گره وجود دارد یا خیر، که در صورت وجود جواب بایستی آن را چاپ کند؛ در غیر اینصورت فرزندان آن را ملاقات نماید. از طرفی دیگر، یک اجرای `expand` شامل انجام همان مراحل بر روی تمامی فرزندان یک گره است.

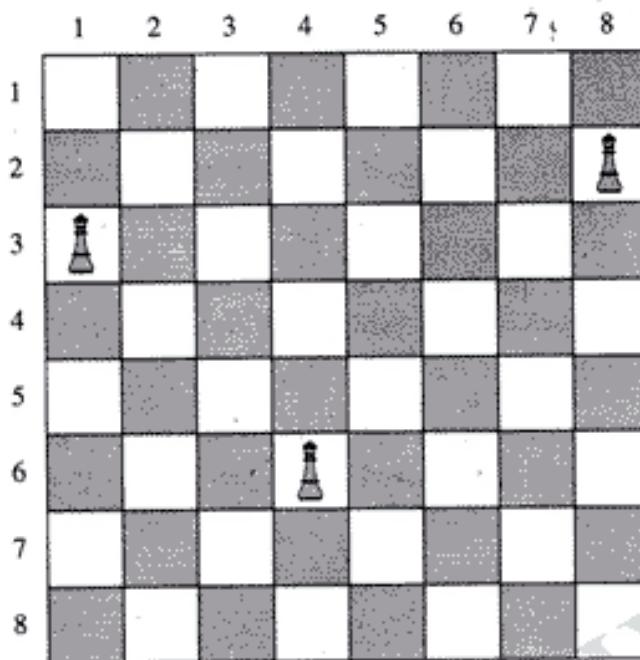
در ادامه، الگوریتم‌های بک‌تراکینگ را برای چندین مسئله ارائه می‌دهیم و این کار را با مسئله ۱۱-وزیر آغاز می‌کنیم. در تمامی این مسائل، درخت فضای حالات شامل تعداد گره‌هایی به صورت نمایی و یا بیشتر است. بک‌تراکینگ، از بررسی غیر ضروری گره‌ها جلوگیری می‌کند. اگر دو نمونه با مقدار یکسان ۱۱ داشته باشیم، یک الگوریتم بک‌تراکینگ ممکن است گره‌های کمی را برای یکی از نمونه‌ها بررسی کند اما برای نمونه دیگر ممکن است تمامی گره‌های درخت فضای حالات را مورد بررسی قرار دهد. این بدان معنی است که ما نمی‌توانیم یک پیچیدگی زمانی کارا برای الگوریتم‌های بک‌تراکینگ پیدا کنیم (برخلاف الگوریتم‌های فصلهای گذشته). بنابراین، به جای انواع تحلیلهایی که در فصلهای گذشته انجام می‌شد، الگوریتم‌های بک‌تراکینگ را با استفاده از روش مونت کارلو مورد تجزیه و تحلیل قرار می‌دهیم. این روش بررسی می‌کند که آیا می‌توانیم از یک الگوریتم بک‌تراکینگی انتظار داشته باشیم که برای نمونه خاصی کارا باشد یا خیر. روش مونت کارلو را در بخش ۳-۵ بررسی می‌کنیم.

۵-۲ مسئله ۱۱-وزیر

قبل از اینکه هدف مسئله ۱۱-وزیر بحث کردیم، نایع و عده‌گاه بایستی بررسی کند که آیا دو وزیر در یک

۱۸۰ بازگشت به عقب

شکل ۵-۶ وزیر سطر ۶ با وزیر ۲ در قطر چپ و با وزیر سطر ۲ در قطر راست بررسی می شود.



ستون و یا قطر واقع شده اند یا خیر، اگر فرض کنیم که (i) ستونی باشد که وزیر موجود در سطر k ام در آن واقع است، در اینصورت برای بررسی اینکه یک وزیر سطر k ام در همان ستون قرار دارد یا خیر، بایستی بررسی کنیم که آیا $col(i) = col(k)$ است یا خیر، در ادامه، به چگونگی بررسی قطرها می پردازیم، شکل ۵-۶، نمونه ای با $n = 8$ را نشان می دهد. در این شکل، وزیر سطر ۶ با وزیر سطر ۳ در قطر سمت چپ و با وزیر سطر ۲ در قطر سمت راست بررسی می شود. توجه داشته باشید که

$$col(6) - col(3) = 4 - 1 = 3 = 6 - 3$$

یعنی برای وزیری که در قطر چپ قرار دارد، تفاوت ستونها همان تفاوت سطرها است. علاوه بر این،

$$col(6) - col(2) = 4 - 8 = -4 = 2 - 6$$

یعنی برای وزیری که در قطر راست قرار دارد، تفاوت ستونها برابر است با منفی تفاوت سطرها. اینها مثالهایی از یک تبیجه کلی هستند که اگر وزیر سطر k ام، وزیر سطر ℓ ام در طول قطرش تهدید کند، در اینصورت داریم

$$col(i) - col(k) = i - k \quad \text{یا} \quad col(i) - col(k) = k - i$$

الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله ۵-وزیر

مسئله ۵-وزیر را بر روی یک صفحه شطرنج طوری قرار دهید که هیچ دو وزیری در یک سطر، ستون و یا قطر قرار نداشته باشند.

ورودی: عدد صحیح مثبت n

مسئله n-وزیر ۱۸۱

خروجی: تمام حالاتی که n-وزیر می توانند بر روی یک صفحه شطرنجی $n \times n$ قرار گیرند بطوری که هیچ دو وزیری یکدیگر را تهدید نکنند. هر خروجی شامل آرایه‌ای از اعداد صحیح (col) می باشد که از ۱ تا n شاخص دهنده است و در آن (i) col ستونی است که وزیر سطر آم در آن واقع است.

```

void queens (index i)
{
    index j;

    if (promising(i))
        if (i == n)
            cout << col[1] through col[n];
        else
            for (j = 1; j <= n; j++)
                col[i + 1] = j;
                queens(i + 1);
}
}

bool promising (index i)
{
    index k;
    bool switch;

    k = 1;
    switch = true; // Check if any queen threatens
    while (k < i && switch) // queen in the ith row.
        if (col[i] == col[k] || abs(col[i] - col[k]) == i - k)
            switch = false;
        k++;
    }
    return switch;
}

```

هنگامی که در یک الگوریتم، بیش از یک روتین وجود داشته باشد، آنها را بر اساس قوانین زبان برنامه‌نویسی خاصی مرتب نمی‌کنیم؛ بلکه فقط روتین اصلی را در ابتداء معرفی می‌کنیم. این روتین در الگوریتم ۵-۱ queens نام دارد. طبق قراردادی که در بخش ۲-۱ داشتیم، n و col ورودیهای روال بازگشتی queens نیستند. اگر الگوریتم با تعریف n و col به صورت سراسری پیاده‌سازی می‌شد، فراخوانی سطح بالای queens، بدین صورت بود:

queens();

الگوریتم ۵-۱ تمام جوابهای مسئله n-وزیر را تولید می‌کند زیرا در این الگوریتم گفته‌ایم که با یافتن

۱۸۲ بارگذشت به عقب

یک جواب، از الگوریتم خارج نشود. به طور کلی، مسائل این فصل را می‌توان برای یک یا چند و یا تمام جوابها انجام داد. در عمل، بسته به نیاز کاربردی خاص، یک یا چند و یا تمام جوابها را بدست می‌آوریم. الگوریتم‌های ما، اغلب برای تولید تمام جوابها نوشته شده‌اند. متوقف نمودن الگوریتم پس از یافتن یک جواب، با یک تغییر ساده امکان‌پذیر است.

تحلیل الگوریتم ۵-۱ به صورت ثوری مشکل است. برای انجام این کار بایستی تعداد گره‌های بررسی شده را به عنوان تابعی از n مشخص کنیم (n همان تعداد وزیران است). ما می‌توانیم با شمارش گره‌های درخت فضای حالات، حدّ بالایی را برای تعداد گره‌های درخت فضای حالات هرس شده بدست آوریم. این درخت شامل یک گره در سطح صفر، n^1 گره در سطح ۱، n^2 گره در سطح ۲ و ... و n^n گره در سطح n می‌باشد. مجموع تعداد گره‌ها برابر است با

$$1 + n + n^2 + n^3 + \dots + n^n = \frac{n^{n+1} - 1}{n - 1}$$

این تساوی از مثال A-۴ از ضمیمه A بدست آمده است. برای نمونه‌ای با $n = 8$ درخت فضای حالات شامل $19,173,961 = (1 - 1)/(8^{n+1} - 1)$ گره می‌باشد.

تحلیل دیگری که می‌توانیم انجام دهیم، یافتن یک حد بالا برای تعداد گره‌های وعده‌گاه است. برای محاسبه چنین حدی از این واقعیت استفاده می‌کنیم که هیچ دو وزیری نمی‌توانند در یک ستون قرار گیرند. به عنوان مثال، نمونه‌ای را در نظر بگیرید که در آن $n = 8$ است. اولين وزیر می‌تواند در هر یک از هشت ستون قرار گیرد. پس از وزیر اول، وزیر دوم می‌تواند حداکثر در یکی از هفت ستون باقیمانده قرار گیرد و به همین ترتیب الى آخر. بنابراین، حداکثر

$$1 + 8 + 8 \times 7 + 8 \times 7 \times 6 \times 5 + \dots + 8! = 109601$$

گره وعده‌گاه وجود دارد. با تعمیم این نتیجه به هر مقدار دلخواهی از n به این نتیجه می‌رسیم که حداکثر $1 + n + n(n - 1) + n(n - 2) + \dots + n!$ گره وعده‌گاه وجود دارد.

این تحلیل نمی‌تواند ایده خوبی از کارایی الگوریتم را به ما نشان دهد زیرا اولاً، در تابع Promising بررسی قطری انجام نمی‌شود. لذا، تعداد گره‌های وعده‌گاه کمتر از این حدّ بالا نیز می‌توانند وجود داشته باشند. ثانیاً، تعداد کل گره‌های بررسی شده شامل تمامی گره‌های وعده‌گاه و غیر وعده‌گاه می‌باشد. همانطوری که بعداً خواهیم دید، تعداد گره‌های غیر وعده‌گاه می‌تواند به طور قابل توجهی بیشتر از تعداد گره‌های وعده‌گاه باشد.

یک روش مشخص برای تعیین کارایی الگوریتم این است که آن را به طور واقعی بر روی کامپیوتر اجرا کنیم و تعداد گره‌های بررسی شده را بشماریم. جدول ۵-۱، تابع را با مقادیر مختلفی از n نشان می‌دهد. الگوریتم بک‌تراکینگ با دو الگوریتم دیگر برای مسئله n -وزیر مقایسه شده است. الگوریتم ۱، یک جستجوی عمیق درخت فضای حالات بدون بک‌تراکینگ است. الگوریتم ۲، فقط از این واقعیت استفاده می‌کند که هیچ دو وزیری نمی‌توانند در یک سطر یا یک ستون قرار بگیرند. این الگوریتم، تعداد $n!$ جواب کاندید را با روش زیر تولید می‌کند: بررسی وزیر سطر ۱ در هر یک از n ستون، وزیر سطر ۲ در

جدول ۱-۵ یک نمونه از تعداد بررسی های انجام شده توسط بک تراکینگ در مسئله n-وزیر				
n	Number of Nodes Checked by Algorithm 1 [†]	Number of Candidate Solutions Checked by Algorithm 2 [‡]	Number of Nodes Checked by Backtracking	Number of Nodes Found Promising by Backtracking
4	341	24	61	17
8	19,173,961	40,320	15,721	2057
12	9.73×10^{12}	4.79×10^8	1.01×10^7	8.56×10^5
14	1.20×10^{16}	8.72×10^{10}	3.78×10^8	2.74×10^7

هر یک از ۱-n-ستونی که توسط وزیر اول اشغال نشده است، وزیر سطر ۳ در هر یک از ۲-n-ستونی که توسط دو وزیر اول اشغال نشده است و الى آخر. پس از تولید جوابهای کاندید بررسی می کند که آیا دو وزیر، یکدیگر را از لحاظ قطعی تهدید می کنند یا خیر. توجه داشته باشید که مزایای الگوریتم بک تراکینگ با افزایش n افزایش می یابد. زمانی که $n = 4$ است، الگوریتم ۱، کمتر از ۶ برابر تعداد گره ها در الگوریتم بک تراکینگ، و الگوریتم بک تراکینگ، کمی بدتر از الگوریتم ۲ به نظر می رسد؛ اما زمانی که $n = 14$ است، الگوریتم ۱، تقریباً ۳۲،۰۰۰،۰۰۰ مرتبه بیشتر از الگوریتم بک تراکینگ، عمل بررسی گره ها را انجام می دهد. همچنان، تعداد جوابهای کاندید الگوریتم ۲، تقریباً ۲۳۰ مرتبه بیشتر از تعداد گره های بررسی شده در الگوریتم بک تراکینگ است. ما تعداد گره های وعده گاه را در جدول ۱-۵ اوردہ ایم تا نشان دهیم که بسیاری از گره های بررسی شده، غیر وعده گاه می باشند. این بدان معنی است که روش دوم پیاده سازی بک تراکینگ (روال expand) که در بخش ۱-۵ بررسی شد، زمان زیادی را صرفه جویی می کند.

در واقع، اجرای یک الگوریتم به منظور تعیین کارایی آن (نظریه آنچه که در جدول ۱-۵ نشان داده شد)، یک تحلیل واقعی نیست. این کار را صرفاً به این خاطر انجام دادیم که نشان دهیم الگوریتم بک تراکینگ تا چه اندازه می تواند در زمان صرفه جویی نماید. در بخش بعد، با استفاده از روش مونت کارلو، روش را برای تخمین میزان کارایی یک الگوریتم بک تراکینگ ارائه خواهیم داد.

به خاطر آورده که در درخت فضای حالات مسئله n-وزیر از این واقعیت استفاده کردیم که هیچ دو وزیری نمی توانند در یک سطر قرار بگیرند. روش دیگر این است که می توانیم هر وزیر را در هر یک از مکانهای n^2 گاهه صفحه شطرنج آزمایش کنیم. در اینصورت، هرگاه یک وزیر در یک سطر یا ستون و یا قطعی که وزیری دیگر در آن قرار داشت قرار گیرد، می تواند به عقب برگردد (بک تراک کند). هر گره در این درخت فضای حالات دارای n^2 فرزند و هر کدام از این فرزندان برای یک خانه شطرنج می باشد. در اینصورت، $(n^2)^n$ برگ وجود دارد که هر کدام ممکن است جواب کاندید مجزا می باشند. الگوریتمی که در این درخت فضای حالات بک تراک می کند، تعداد گره های وعده گاه بیشتر از الگوریتم ما پیدا نمی کند اما همچنان کنده از الگوریتم ما عمل می نماید.

مدت زمان صرف شده در تابع وعده‌گاه، از جمله مواردی است که در یک الگوریتم بکترایکینگ بایستی درنظر گرفته شود. در واقع، هدف ما این نیست که تعداد گره‌های بررسی شده را کم کنیم؛ بلکه هدف اصلی، بهبود کلی کارایی است. یک تابع برنامه‌نویسی که بسیار زمانبر است می‌تواند موجب خشی شدن مزیت بررسی گره‌های کمتر شود. در الگوریتم ۵-۱ می‌توان تابع وعده‌گاه را با نگهداری رده مجموعه‌های ستونها، قطراهای سمت چپ و قطراهای سمت راستی که قبلًا توسط وزیرهای موجود کنترل شده‌اند، بهبود بخشدید. در این روش نیازی به بررسی این موضوع نیست که آیا وزیرانی که قبلًا جایگذاری شده‌اند، وزیر کنونی را تهدید می‌کنند یا خیر، بلکه فقط بررسی کنیم که آیا وزیر کنونی می‌خواهد بر روی ستون و یا قطري که قبلًا کنترل شده قرار گیرد یا خیر. این بهبود کارایی در تمرینات بررسی خواهد شد.

۵-۲ استفاده از الگوریتم مونت کارلو برای تخمین میزان کارایی یک الگویتم بکترایکینگ

اگر دو نمونه با اندازه یکسان n داشته باشیم، ممکن است یکی از آنها نیاز به بررسی تعداد گره‌های بسیار کمی داشته باشد؛ حال آنکه دیگری، نیاز به بررسی کل درخت فضای حالات داشته باشد. اگر تخمینی از میزان کارایی الگوریتم بکترایکینگ برای نمونه‌ای خاص داشته باشیم، در اینصورت می‌توانیم تصمیم بگیریم که آیا استفاده از این الگوریتم برای حل مسئله عاقلانه است یا خیر. ما می‌توانیم این تخمین را به وسیله الگوریتم مونت کارلو بدست آوریم.

الگوریتم‌های مونت کارلو، الگوریتم‌های احتمالی هستند. در یک الگوریتم احتمالی، دستورالعمل بعدی، گاهی به صورت اتفاقی اجرا می‌شود؛ در حالیکه در الگوریتم قطعی چنین نیست. تمام الگوریتم‌هایی که تاکنون بررسی کردۀ ایم، از نوع قطعی می‌باشند. الگوریتم مونت کارلو، مقدار مورد انتظار یک متغیر تصادفی را (که در فضای نمونه تعریف شده) از طریق مقدار میانگیش در نمونه تصادفی فضای نمونه تخمین می‌زند. (بخش ۱-۸-۱ در ضمیمه A، راجع به فضاهای نمونه، نمونه‌های تصادفی، متغیرهای تصادفی و مقادیر مورد انتظار بحث می‌کند). تضمینی وجود ندارد که تخمین، به مقدار مورد انتظار واقعی نزدیک باشد اما احتمال این نزدیکی، با افزایش زمان مورد دسترس الگوریتم افزایش می‌یابد.

ما می‌توانیم به ترتیب زیر، میزان کارایی یک الگوریتم بکترایکینگ را توسط یک الگوریتم مونت کارلو تخمین بزنیم. یک "مسیر ویژه"، در درخت شامل گره‌هایی که باید در نمونه مفروض بررسی شوند، ایجاد می‌کنیم، و سپس تعداد گره‌ها را در درخت این مسیر تخمین می‌زنیم. این تخمین عبارت است از تخمین تعداد کل گره‌هایی که برای یافتن جواب‌ها بایستی بررسی شوند (به عبارت دیگر، تخمینی است از تعداد گره‌های درخت فضای حالات هرس شده). قبل از بکارگیری این روش بایستی شرایط زیر مهیا باشند:

۱- بایستی از یک تابع وعده‌گاه، برای تمامی گره‌های هم‌سطح در درخت فضای حالات استفاده شود.

۲- گره‌های هم‌سطح در درخت فضای حالات بایستی به تعداد یکسانی فرزند داشته باشند.

لازم به ذکر است که الگوریتم ۵-۱ دارای شرایط فوق می‌باشد.

استفاده از الگوریتم مونت کارلو برای تخمین میزان کارایی یک الگوریتم بکتراینک ۱۸۵

در روش مونت کارلو باید فرزند وعده گاه یک گره را بطور تصادفی تولید کنیم. یعنی بایستی از یک فرآیند تصادفی برای تولید فرزند وعده گاه استفاده نمایم. (برای بحث فرآیندهای تصادفی به بخش A-۸-۱ در ضمیمه A مراجعه کنید). به هنگام پیاده سازی این تکنیک بر روی کامپیوتر، تنها می توانیم یک فرزند وعده گاه شبه تصادفی تولید کنیم. این تکنیک به صورت زیر است:

- ۱- فرض کنید که m تعداد فرزندان وعده گاه ریشه باشد.
- ۲- یک گره وعده گاه را به طور تصادفی در سطح ۱ تولید کنید. فرض کنید که m_1 تعداد فرزندان وعده گاه این گره باشد.
- ۳- یک فرزند وعده گاه از گره بدست آمده از مرحله قبل را به طور تصادفی تولید کنید. فرض کنید که m_2 تعداد فرزندان وعده گاه این گره باشد.
- ۴- یک فرزند وعده گاه از گره بدست آمده از مرحله قبل را به طور تصادفی تولید کنید. فرض کنید که m_3 تعداد فرزندان وعده گاه این گره باشد.

این فرآیند تا آنجا ادامه می یابد که هیچ فرزند وعده گاهی پیدا نشود. از آنجاییکه فرض کردیم گره های هم سطح در درخت فضای حالات دارای تعداد یکسانی فرزند می باشند، لذا m_i تخمین میانگین تعداد فرزندان وعده گاه گره های سطح آمی باشد. فرض کنید که تعداد کل فرزندان یک گره در سطح i برابر t_i باشد. از آنجاییکه تمام فرزندان یا یک گره بررسی می شوند و تنها فرزندان وعده گاه m_i دارای فرزندان بررسی شده می باشند، لذا تخمینی از تعداد کل گره های بررسی شده توسط الگوریتم بکتراینگ برای یافتن تمامی جوابها به صورت زیر است:

$$1 + t_0 + m_1 t_1 + m_2 m_1 t_2 + \dots + m_3 m_2 \dots m_{i-1} t_i + \dots$$

در ادامه، یک الگوریتم کلی برای محاسبه این تخمین آورده ایم. در این الگوریتم، یک متغیر $mprod$ برای معرفی ضرب $m_1 \dots m_{i-1}$ در هر سطح بکار رفته است.

الگوریتم ۵-۲ تخمین مونت کارلو

مسئله: با استفاده از الگوریتم مونت کارلو، میزان کارایی یک الگوریتم بکتراینگ را تخمین بزنید.
وروودی: نمونه ای از یک مسئله، که الگوریتم بکتراینگ آن را حل می کند.
خروجی: تخمینی از تعداد گره های درخت فضای حالات هرس شده، که توسط الگوریتم تولید شده و عبارت است از تعداد گره هایی که الگوریتم برای یافتن تمامی جوابهای نمونه بررسی می کند.

```
int estimate()
{
    node v;
    int m, mprod, t, numnodes;
```

```

v = root of state space tree;
numnodes = 1;
m = 1;
mprod = 1;
while (m! = 0){
    t = number of children of v;
    mprod = mprod * m;
    numnodes = numnodes + mprod * t;
    m = number of promising children of v;
    if (m! = 0)
        v = randomly selected promising child of v;
}
return numnodes;
}

```

در ادامه، نسخه خاصی از الگوریتم ۵-۲ برای الگوریتم ۵-۱ (الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله n -وزیر) را ارائه می‌دهیم. پارامتر n را به این الگوریتم ارسال می‌کنیم زیرا n به عنوان پارامتر ارسالی به الگوریتم ۵-۱ محسوب می‌شود.

الگوریتم ۵-۳

تخمین مونت کارلو برای الگوریتم ۵-۱ (الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله n -وزیر)

مسئله: کارایی الگوریتم ۵-۱ را تخمین بزنید.

ورودی: عدد صحیح مشیت n .

خروجی: تخمینی از تعداد گرهای درخت فضای حالات هرس شده، که توسط الگوریتم ۵-۱ تولید شده و عبارت است از تعداد گرهایی که الگوریتم باید قبل از یافتن تمام راههای مسکن برای جایگذاری n -وزیر، بررسی نماید.

```

int estimate_n_queens (int n)
{
    index i, j, col[1..n];
    int m, mprod, numnodes;
    set_of_index prom_children;
    i = 0;
    numnodes = 1;
    m = 1;
    mprod = 1;
    while (m != 0 && i != n) {
        mprod = mprod * m;
        numnodes = numnodes + mprod * n;      // number of children t is n.
        i++;
        m = 0;
        prom_children = ∅;                    // Initialize set of promising
    }
}

```

مسئله مجموع زیرمجموعه ها ۱۸۷

```

for (j = 1; j <= n; j++) {
    col[i] = j;
    if (promising(i)) {
        m++;
        prom_children = prom_children ∪ {j}; // promising is the one in
    } // Algorithm 5.1.
}
if (m != 0) {
    j = random selection from prom_children;
    col[i] = j;
}
return numnodes;
}

```

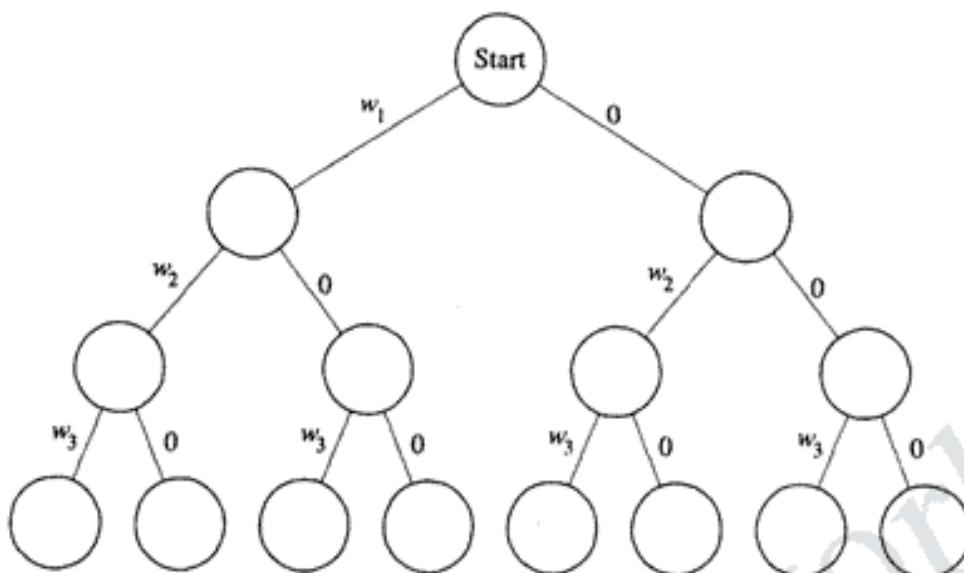
هنگامی که از الگوریتم مونت کارلو استفاده می شود، تخمین باستی بیش از یکبار اجرا شود تا میانگین نتایج به عنوان تخمین واقعی استفاده شود. با استفاده از روش های استاندارد آماری می توان فاصله مطمئنی را برای تعداد واقعی گره های بررسی شده، از بین نتایج آزمایشات، تعیین کرد. هر چند که احتمال بدست آوردن یک تخمین خوب با تکرار بیشتر اجرای آن افزایش می یابد، اما به عنوان یک قاعدة تجربی، حدود ۲۰ آزمایش برای بدست آوردن یک تخمین خوب کافی است.

مسئله n -وزیر تنها یک نمونه برای هر مقدار از n است. البته برای بسیاری از مسائل حل شده توسط الگوریتم های بک تراکینگ، این چنین نمی باشد. تخمین تولید شده توسط هر اجرای تکنیک مونت کارلو، تنها برای یک نمونه خاص است. همانطوری که قبل نیز گفته شد، اگر در نمونه با مقدار یکسان n داشته باشیم، یکی از آنها ممکن است گره های خیلی کمی را بررسی کند؛ در حالیکه، دیگری نیاز به بررسی کل درخت فضای حالات داشته باشد.

تخمین بدست آمده از روش مونت کارلو، لزوماً معرف خوبی برای تعداد گره هایی که باید بررسی شوند تا اولین جواب پیدا شود، نمی باشد. الگوریتم ممکن است برای بدست آوردن فقط یک جواب، بخش کوچکی از گره ها را، نسبت به زمانی که می خواهیم تمام جوابها را پیدا کنیم، بررسی کند. برای مثال، شکل ۵-۴ نشان می دهد که دو شاخه ای که اولین وزیر را به ترتیب در ستونهای سوم و چهارم قرار می دهند، نبایستی برای یافتن تنها یک جواب پیمایش شوند.

۵-۴ مسئله مجموع زیرمجموعه ها

مسئله دزد و کوله پشتی ۱-۴-۱ در بخش ۴-۱ را به خاطر آورید. در این مسئله، مجموعه ای از کالاهای وجود دارد که هر کالا دارای وزن و قیمت خاصی است. کوله پشتی دزد فقط تحمل وزن W را دارد. بنابراین، هدف به حداقل رساندن قیمت کالاهای مسروقه است بشرطی که وزن کل آنها بیش از W نشود.

شکل ۵-۷ درخت فضای حالات برای نمونه هایی از مسئله مجموع زیرمجموعه ها که در آن $n=5$ است.

در اینجا، فرض می کنیم که تمامی کالاها دارای قیمت در واحد وزن یکسانی می باشند. جواب بهینه برای دزد، مجموعه ای از کالاها است بطوری که وزن کل آنها به حداقل برسد ولی وزن کل از مقدار W تجاوز نکند.

در ابتدا، ممکن است دزد سعی کند تا مشخص نماید آیا مجموعه ای از کالاها وجود دارد که مجموع وزن آنها برابر مقدار W شود یا خیر (زیرا این جواب، بهترین جواب است). مسئله تعیین چنین مجموعه هایی، مسئله مجموع زیرمجموعه ها نامیده می شود. در مسئله مجموع زیرمجموعه ها، n عدد صحیح مثبت w_i (وزن ها) و یک عدد صحیح مثبت W وجود دارد. همانطوری که قبل نیز گفته شد، معمولاً مسئله را طوری مطرح می کنیم که همه جوابها را بپداشیم؛ ولی در مورد مسئله کوله پشتی، تنها یک جواب کافی است.

مثال ۵-۲ فرض کنید $n = 5$ و $W = 21$.
 $w_1 = 5, w_2 = 6, w_3 = 10, w_4 = 11, w_5 = 16$

از آنجاییکه

$$w_1 + w_2 + w_3 = 5 + 6 + 10 = 21$$

$$w_1 + w_5 = 5 + 16 = 21$$

$$w_3 + w_4 = 10 + 11 = 21$$

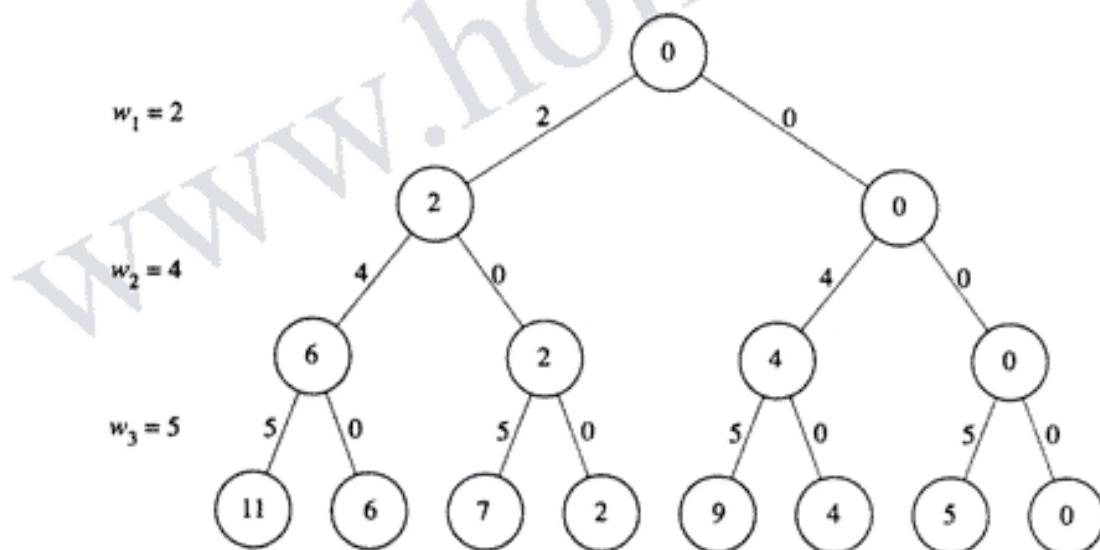
لذا جوابها عبارتند از $\{w_2, w_3\}, \{w_1, w_5\}$ و $\{w_3, w_4\}$.

مسئله مجموع زیرمجموعه ها ۱۸۹

این نمونه را می توان با یک بررسی ساده حل کرد؛ اما برای مقادیر بزرگ n نیاز به یک روش منظم و اصولی می باشد. یک روش، ایجاد درخت فضای حالات است. یک روش برای ساختن درخت را در شکل ۵-۷ نشان داده ایم. برای سادگی کار، درخت این شکل برای تنها سه وزن ساخته شده است. برای به حساب آوردن w_1, w_2, w_3 از سطح ریشه به سمت چپ می رویم و برای رد کردن آن، به سمت راست حرکت می کنیم. به طور مشابه، برای به حساب آوردن w_4, w_5, w_6 از سطح ۱ به سمت چپ می رویم و برای رد کردن آن، به سمت راست می رویم و الی آخر، هر زیرمجموعه، توسط یک مسیر از ریشه به یک برگ مشخص می شود. وقتی که می خواهیم w را به حساب آوریم، w را بر روی لبه ای که آن را به حساب می آوریم، می نویسیم و زمانی که نمی خواهیم w را به حساب آوریم، عدد صفر را برروی لبه می نویسیم.

مثال ۳-۵

شکل ۳-۵، درخت فضای حالات برای $w_1 = 3, w_2 = 6, w_3 = 5, w_4 = 4, w_5 = 2, w_6 = 0$ را نشان می دهد. در هر گره، مجموع وزنهایی که تا آن گره به حساب آمده را نوشتیم. بنابراین، هر برگ شامل مجموع وزنهای مجموعه منتهی به آن برگ می باشد. دومین گره از سمت چپ، تنها گره ای است که شامل ۶ است، از آنجاییکه یک مسیر به این برگ بیانگر زیرمجموعه $\{w_1, w_2\}$ است، لذا این زیرمجموعه تنها جواب مسکن خواهد بود.



شکل ۵-۸ یک درخت فضای حالات برای مسئله مجموع زیرمجموعه ها برای نمونه مسئله مثال ۳-۲ مقادیر تغییره شده در هر گره برابر است با وزن کل گره های قبلی (بالایین) به حساب آمده.

اگر ما وزنها را قبل از عمل جستجو به ترتیب غیرنژولی مرتب کنیم، به راحتی می‌توان گفت که کدام گره غیروعده‌گاه است. اگر وزنها براساس این روش مرتب شود، وقتی که در سطح آام هستیم، $w_{i+1} > w_i$ کمترین وزن باقیمانده را دارد. فرض کنید weight برابر مجموع اوزان تا گره سطح آماشده است. اگر $w_{i+1} > w_i$ باعث شود که مقدار weight بیش از w_i شود، در اینصورت هر وزن دیگری نیز بدینصورت خواهد بود. بنابراین، بجز زمانیکه weight برابر w_i است (که نشانده‌گاه است) یک جواب در گره آماشده است. اگر گره در سطح آام به شرطی غیروعده‌گاه است که

$$weight + w_{i+1} > w_i$$

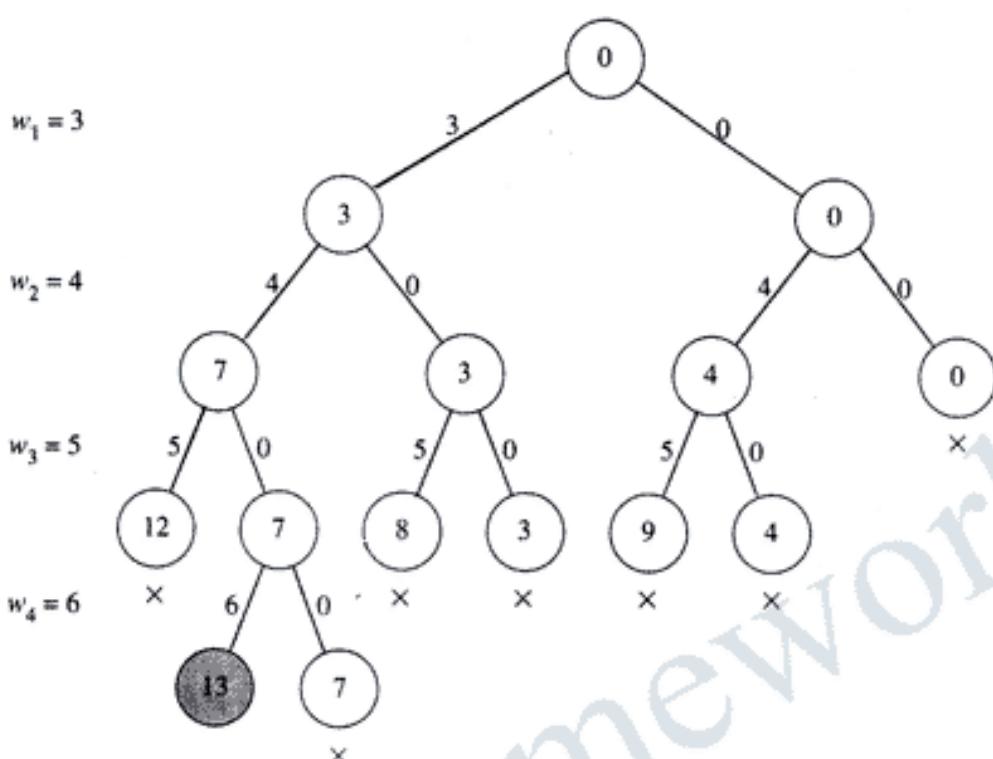
علامت دیگری نیز وجود دارد که به ما بگوید کدام گره غیروعده‌گاه است. اگر در یک گره مفروض، افزودن مجموع وزن کالاهای باقیمانده به weight، آن را حداقل برابر w_i نکند، در اینصورت weight، هرگز با بسط گره برابر w_i خواهد شد. این بدين معنا است که اگر total را مجموع وزن کالاهای باقیمانده فرض کنیم، یک گره به شرطی غیروعده‌گاه است که

$$weight + total > w_i$$

اگر مجموع وزنها تا یک گره برابر w_i شود، آنگاه یک جواب در آن گره وجود خواهد داشت. بنابراین، نمی‌توان جواب دیگری را با افزودن کالاهای بیشتر بدست آورد. این بدان معنی است که اگر $w_i = weight$ شود، آنگاه جواب را چاپ کرده و برمی‌گردیم. این بازگشت به عقب به طور خودکار توسط روال کلی checknode انجام می‌شود زیرا در جاییکه جواب بدست آمده است، هرگز نمی‌توان گره و عده‌گاهی را بسط داد. به خاطر دارید که هنگاهی که درباره checknode بحث می‌کردیم اشاره داشتیم به این نکته که برخی الگوریتم‌های بکتراکینگ، گاهی قبل از رسیدن به یک برگ در درخت فضای حالات، یک جواب را پیدا می‌کنند.

مثال ۵-۹ شکل ۵-۹، درخت فضای حالات هرس شده را به هنگام استفاده از بکتراکینگ با $w_1 = 3$, $w_2 = 4$, $w_3 = 5$, $w_4 = 6$, $w_5 = 7$, $w_6 = 8$, $w_7 = 9$, $w_8 = 10$, $w_9 = 11$, $w_{10} = 12$ نشان می‌دهد. تنها جواب پیدا شده، در گره سایه‌دار می‌باشد که برابر است با w_4, w_2, w_1, w_{10} . گره‌های غیروعده‌گاه نیز با یک علامت \times مشخص شده‌اند. گره‌های شامل اعداد ۸، ۹ و ۱۰ غیروعده‌گاه هستند زیرا افزودن وزن بعدی (۶) موجب تجاوز مقدار weight نسبت به w_i می‌شود. گره‌های شامل اعداد ۷، ۳، ۴ و ۵ غیروعده‌گاه هستند زیرا مجموع وزنهای باقیمانده به اندازه‌ای نیست که بتواند مقدار weight را به w_i برساند. توجه داشته باشید که برگی که در درخت فضای حالات شامل یک جواب نمی‌باشد، به خودی خود غیروعده‌گاه است زیرا وزنهای باقیمانده‌ای وجود ندارد که بتواند weight را به w_i برساند. گره شامل ۷، میان این موضوع است. تنها ۱۵ گره در درخت فضای حالات هرس شده وجود دارد، در حالیکه کل درخت فضای حالات شامل ۳۱ گره می‌باشد.

۱۹۱ مسئله مجموع زیرمجموعه‌ها



شکل ۵-۹ درخت فضای حالات هرس شده که توسط بکتراکینگ مثال ۵-۲ استفاده شده است. مقدار ذخیره شده در هر گره برابر است با مجموع وزنها تارسیدن به آن گره، تنها جواب پیدا شده، در گره سایه‌دار می‌باشد. هر گره غیر وعده‌گاه با یک علامت \times مشخص شده است.

در ادامه الگوریتم را معرفی می‌کنیم که از این استراتژیها استفاده می‌کند. الگوریتم، از یک آرایه $W[i]$ استفاده می‌کند. اگر $[i]$ باستنی به حساب آید، مقدار $include[i]$ را به yes و در غیر با متصورت مقدار آن را به no متنسب می‌کند.

الگوریتم ۵-۴**الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله مجموع زیرمجموعه‌ها**

مسئله: با n عدد صحیح مثبت (وزنها) و عدد صحیح مثبت W ، تمام ترکیباتی از اعداد صحیح که مجموعشان برابر W باشد را پیدا کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n آرایه‌ای مرتب (به ترتیب غیر نزولی) از اعداد صحیح مثبت به نام W . که از ۱ تا n شناخته شده است، و عدد صحیح مثبت W .

خروجی: تمام ترکیبات اعداد صحیح که مجموعشان برابر W است.

```

void sum_of_subsets (index i,
                     int weight, int total)
{
    if (promising(i))
        if (weight == W)
            cout << include[1] through include[i];
        else {
            include[i + 1] = "yes";           // Include w[i + 1].
            sum_of_subsets(i + 1, weight + w[i + 1], total - w[i + 1]);
            include[i + 1] = "no";           // Do not include w[i + 1].
            sum_of_subsets(i + 1, weight, total - w[i + 1]);
        }
    }

bool promising (index i);
{
    return (weight + total >= W) && (weight == W || weight + w[i + 1] <= W);
}

```

مطابق قرارداد w و W ورودیهای روتهای ما نیستند. اگر این متغیرها به صورت سراسری تعریف می‌شدند، فراخوانی سطح بالای روال `sum_of_subsets` به صورت زیر بود:

$$\text{sum_of_subsets}(0, 0, \text{total});$$

که در آن مقداردهی زیر انجام می‌شد:

$$\text{total} = \sum_{j=1}^n w[j]$$

حتماً به خاطر دارید بزرگی که در درخت فضای حالات دارای جواب نباشد، غیروعده گاه است. زیرا دیگر اوزانی باقی نمی‌مانند تا مقدار `weight` را به W برسانند. این بدان معنی است که نیازی به بررسی شرط پایانی $n = 0$ در الگوریتم نیست. می‌خواهیم صحت این موضوع را در پیاده‌سازی الگوریتم بررسی کنیم.

برای $n = 0$ مقدار `total` برابر صفر است (زیرا وزنی باقی نمی‌ماند). لذا

$$\text{weight} + \text{total} = \text{weight} + 0 = \text{weight}$$

یعنی $\text{weight} + \text{total} \geq W$ بشرطی صحیح است که $\text{weight} \geq W$ باشد. از آنجاییکه ما همواره `weight` را کوچکتر یا مساوی W نگه می‌داریم، بایستی همواره $\text{weight} = W$ باشد. بنابراین، برای $n = 0$ تابع مقدار `promising` را به شرطی برمی‌گرداند که $\text{weight} = W$ شود. اما در این مورد، هیچ فراخوانی بازگشتن وجود ندارد زیرا یک جواب را پیدا کردیم. لذا نیازی به بررسی شرط نهایی $n = 0$ نیست. تعداد گره‌های درخت فضای حالات جستجو شده توسط الگوریتم ۵-۴ برابر است با

$$1 + 2 + 2^2 + \dots + 2^n = 2^{n+1} - 1$$

این تساوی از مثال A-۳ در ضمیمه A بدست آمده است. تنها با این نتیجه مشخص، این امکان وجود دارد که بدترین حالت، خیلی بهتر از این باشد. برای هر k من توانیم نمونه‌ای بسازیم که الگوریتم آن، تعداد نمایی بزرگی از گره‌ها را ملاقات کند. این موضوع، حتی زمانی که می‌خواهیم تنها یک جواب را پیدا کنیم،

صحت دارد. برای اثبات این مورد، اگر

$$\sum_{i=1}^{n-1} w_i < W \quad , \quad w_n = W$$

باشد، آنگاه تنها یک جواب $\{w_i\}$ وجود خواهد داشت که تا زمانیکه یک تعداد نمایین از گره‌ها ملاقات نشوند، پیدا نمی‌شود. همانطوریکه قبل تأکید شد، حتی اگر بدترین حالت را به صورت نمایی فرض کنیم، الگوریتم برای بسیاری از نمونه‌های بزرگ کارا است. در تعریفیات از شما من خواهیم که برنامه‌های را با استفاده از روش مونت کارلو بنویسید که کارایی الگوریتم ۴-۵ را بر روی نمونه‌های مختلف تخمین بزنند. حتی اگر مسئله‌ای را مطرح کنیم که تنها به یک جواب نیاز داشته باشد، مسئله مجموع زیرمجموعه‌ها (همانند مسئله کوله‌پشتی ۱-۰) در زمرة مسائل بحث شده در فصل ۹ می‌باشد.

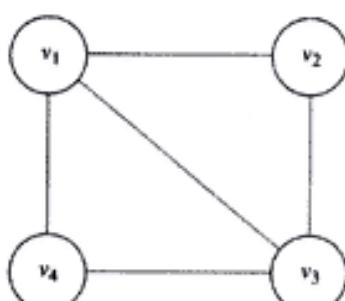
۵-۵ رنگ آمیزی گراف

در مسئله m -رنگ من خواهیم تمام راههای ممکن برای رنگ آمیزی یک گراف بدون جهت را با استفاده از حداقل m رنگ مختلف پیدا کنیم بطوری که هیچ دو گره مجاور دارای رنگ یکسانی نباشد.

مثال ۵-۱۰ گراف شکل ۵-۱۰ را در نظر بگیرید. جوابی برای مسئله ۲-رنگ برای این گراف وجود ندارد زیرا اگر بتوانیم حداقل دو رنگ مختلف را استفاده کنیم، راهی برای رنگ آمیزی گره‌ها، طوری که هیچ دو گره مجاور هم‌رنگ نباشد، وجود ندارد. یک جواب مسئله ۳-رنگ برای این گراف به صورت زیر است:

گره	رنگ
v_1	رنگ ۱
v_2	رنگ ۲
v_3	رنگ ۳
v_4	رنگ ۲

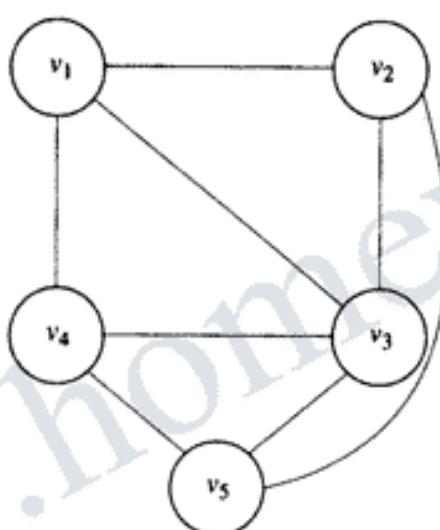
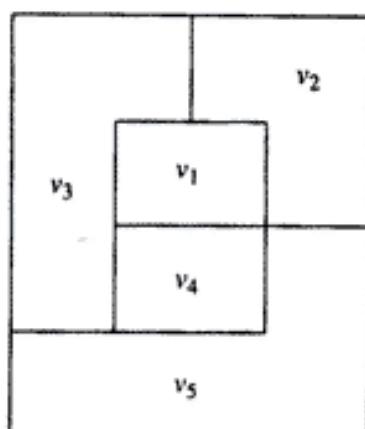
شش جواب برای مسئله ۳-رنگ این گراف وجود دارد که تفاوت این جوابها در پس و پیش شدن رنگها است. به عنوان مثال، یک جواب دیگر این است که گره v_1 را با رنگ ۲، گره v_2 و v_3 را با رنگ ۱ و گره v_4 را با رنگ ۲ رنگ آمیزی کنیم.



شکل ۵-۱۰ گرافی که برای آن جوابی برای مسئله ۲-رنگ وجود ندارد

۱۹۴ بارگشت به عقب

شکل ۵-۱۱ نقشه (بالا) و گراف مسطح متناظر آن (پائین).



یکی از کاربردهای مهم رنگ‌آمیزی گرافها در رنگ‌آمیزی نقشه‌ها است. یک گراف، مسطح است اگر بتوان آن را طوری رسم کرد که هیچ دو لبه‌ای یکدیگر را قطع نکنند. گراف پائین شکل ۵-۱۱ مسطح است؛ با وجود این، اگر می‌خواستیم لبه‌های v_1v_2 و v_2v_3 را اضافه کنیم، دیگر گراف مسطح نبود. برای هر نقشه می‌توان یک گراف مسطح متناظر پیدا کرد. هر ناحیه در نقشه با یک گره معرفی می‌شود. اگر ناحیه‌ای مجاور ناحیه‌ای دیگر باشد، گره‌های متناظر آنها را با یک لبه به هم وصل می‌کنیم. شکل ۵-۱۱، یک نقشه را در بالا و گراف مسطح متناظر با آن را در پائین نمایش می‌دهد. مسئله m -رنگ برای گرافهای مسطح عبارت است از تعیین تعداد راههایی که بتوان نقشه را با m رنگ طوری رنگ‌آمیزی کرد که هیچ دو ناحیه مجاور، همنگ نباشند.

یک درخت فضای حالات برای مسئله m -رنگ، درختی است که در آن هر یک از رنگها برای گره v_1 در سطح ۱، هر یک از رنگها برای گره v_2 در سطح ۲، ..., و هر یک از رنگها برای گره v_n در سطح n آزمایش می‌شوند. هر مسیر از ریشه به یک برگ، یک جواب کاندید است. با تعیین اینکه آیا هر دو گره

رنگ آمیزی گراف ۱۹۵

مجاور همنگ هستند یا خیر، می‌توان جواب بودن یک جواب کاندید را مشخص کرد. در بحث زیر، به خاطر داشته باشید که گره، به گره‌ای در درخت فضای حالات و رأس، به گره‌ای در گرافی که باید رنگ آمیزی شود، اشاره می‌کند.

شکل ۱۲-۵، بخش از درخت فضای حالات هرس شده، که به هنگام بکارگیری روش بکترابینگ به مسئله ۳-رنگ گراف شکل ۵-۱۰ حاصل می‌شود را نشان می‌دهد. عدد موجود در هر گره، شماره رنگ مورد استفاده در رأسی است که در آن گره، رنگ می‌شود. اولین جواب، در گره سایه دار پیدا می‌شود. گره‌های غیر وعده گاه با یک علامت \times مشخص شده‌اند. پس از آنکه گره v_1 با رنگ ۱ رنگ آمیزی شد، انتخاب رنگ ۱ برای v_2 غیر وعده گاه است زیرا v_1 و v_2 مجاور هم هستند. به طور مشابه، پس از آنکه v_2 و v_3 به ترتیب با رنگ‌های ۱ و ۲ و ۳ رنگ آمیزی شدند، انتخاب رنگ ۱ برای v_4 غیر وعده گاه است زیرا v_1 و v_4 مجاور هم می‌باشند.

در ادامه الگوریتم را معرفی می‌کنیم که مسئله m -رنگ را برای تمام مقادیر m حل می‌کند. در این الگوریتم، گراف را با یک ماتریس مجاور، همانند بخش ۴-۱، معرفی می‌کنیم. به هر حال، از آنجایی که گراف بدون وزن است، هر ورودی در ماتریس، بر اساس آنکه لبه‌ای بین دو رأس وجود داشته باشد یا خیر، درست یا نادرست است.

الگوریتم ۵-۵ بکترابینگ برای مسئله m -رنگ

مسئله: تمام راههایی که بتوان روش یک گراف بدون جهت را با m رنگ، رنگ آمیزی کرد، پیدا کنید.
(با این شرط که هیچ دو رأس مجاور همنگ نباشند).

ورودی: اعداد صحیح مثبت n و m ، یک گراف بدون جهت شامل n رأس. گراف را توسط یک آرایه $w[i][j]$ دو بعدی $n \times n$ داده‌ایم که سطرها و ستونهایش از ۱ تا n شاخص دهنده است و درست است اگر لبه‌ای بین رأس i و رأس j وجود داشته باشد، و گرنه نادرست است.

خروجی: تمام رنگ آمیزهای ممکن گراف با استفاده از m رنگ، بطوری که هیچ دو رأس مجاوری همنگ نباشند. خروجی هر رنگ آمیزی، آرایه‌ای به نام $Vcolor$ است که از ۱ تا n شاخص دهنده شده و در آن $Vcolor[i]$ ، میان رنگ (یک عدد صحیح بین ۱ تا m) اختصاص داده شده به رأس i می‌باشد.

```
void m_coloring(index i)
{
    int color;
    if (promising(i))
        if (i == n)
            cout << Vcolor[1] through Vcolor[n];
        else
            for (color = 1; color <= m; color++)
                Vcolor[i + 1] = color; // Try every color for
                                // next vertex.
```

```

    m_coloring(i + 1);
}
}

bool promising (index i)
{
    index j;
    bool switch;

    switch = true;
    j = 1;
    while (j < i && switch) { // Check if an adjacent
        if (W[i][j] && vcolor[i] == vcolor[j]) // vertex is already this
            switch = false; // color.
        j++;
    }
    return switch;
}

```

مطابق قرارداد m و w ورویدهای روئینهای فوق نمی باشند. در یک پیاده سازی از الگوریتم، روئینها بایستی به صورت محلی در روال ساده ای که m و w را به عنوان ورودی می پذیرند و $vcolor$ نیز به عنوان یک متغیر محلی تعریف می شود، نوشته شوند. فراخوانی سطح بالای $m_coloring$ بصورت $m_coloring(0);$

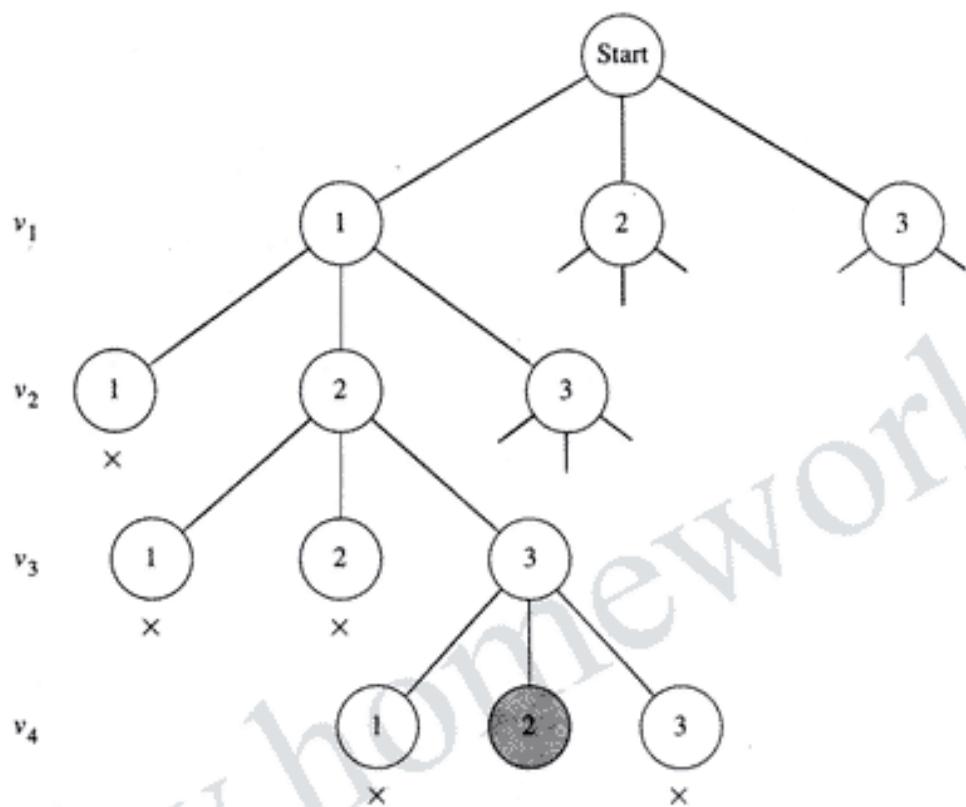
خواهد بود. تعداد گرهای درخت فضای حالات این الگوریتم برابر است با

$$1 + m + m^2 + \dots + m^n = \frac{m^{n+1} - 1}{m - 1}$$

این تساوی از مثال A-۴ در ضمیمه A بدست آمده است. برای مقادیر معین n و m ، امکان ایجاد نمونه ای که حداقل تعداد بزرگ نماییں (بر حسب n) از گره ها را بررسی کند، وجود دارد. به عنوان مثال، اگر m فقط برابر ۲ باشد و ماگرافی داشته باشیم که در آن V_n لبه ای به هر گره دیگر داشته باشد و تنها گره دیگر بین ۲ و $V_n - 1$ قرار داشته باشد، در اینصورت هیچ جوابی وجود ندارد اما تقریباً تمام گره های درخت فضای حالات بایستی برای تعیین این موضوع ملاقات شوند. همانند هر الگوریتم بکترائینگ ، الگوریتم برای یک نمونه بزرگ خاصی کارا است. روش مونت کارلو که در بخش ۵-۳ بحث شد، قابل استفاده برای این الگوریتم است یعنی می توان از آن برای تخمین میزان کارایی نمونه ای خاص استفاده کرد. در تمرینات از شما می خواهیم که مسئله ۲-رنگ را با الگوریتمی حل کنید که پیچیدگی زمانی بدنترین حالت آن، نمایی از n نباشد. برای $m \geq 3$ تاکنون کسی توانسته الگوریتمی بنویسد که در بدنترین حالت، کارا باشد. همانند مسئله مجموع زیرمجموعه ها و مسئله کوله پشتی $m-1$ ، مسئله m -رنگ برای $m \geq 3$ نیز در زمرة مسائلی که در فصل ۹ بحث می شوند، قرار دارد.

مسئله چرخه های هامیلتونی ۱۹۷

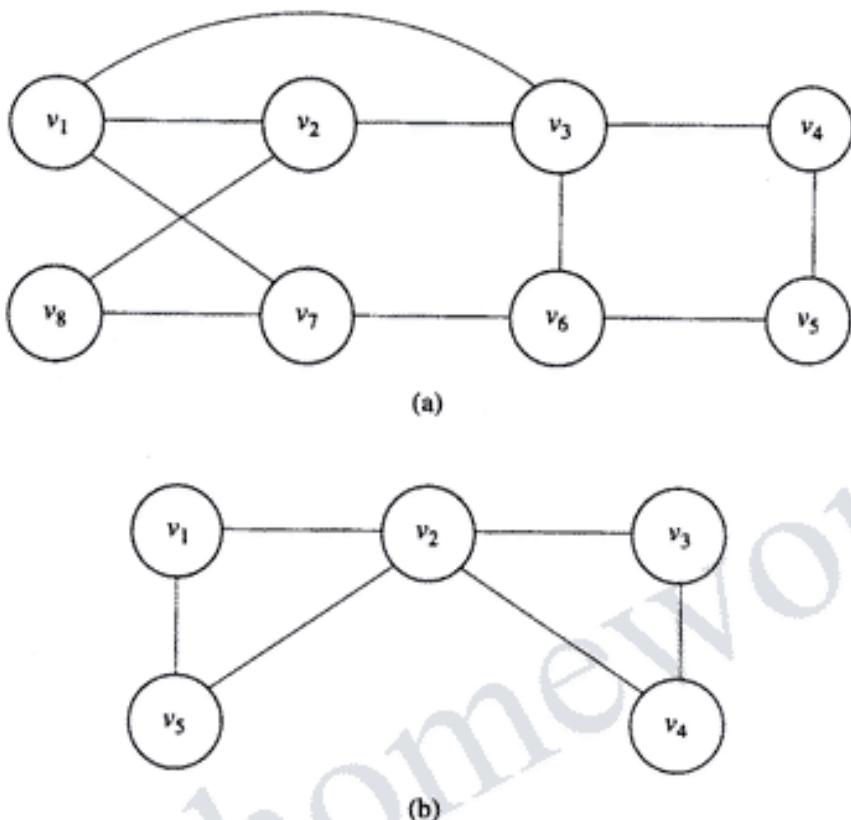
شکل ۵-۱۲ بخشی از درخت فضای حالات هرس شده که از بکارگیری بکترایکینگ برای مسئله ۲-رنگ برای گراف شکل ۵-۱۰ بدست آمده است. اولین جواب، در گره سایه دار پیدا می شود. هر گره غیروغده گاه با یک علامت \times مشخص شده است.

۵-۶ مسئله چرخه های هامیلتونی

مثال ۵-۳، که در آن نانسی و رالف برای نصاحب شغل فروش با هم رقابت می کردند را به خاطر آورید. کسی که می توانست تمام ۲۰ شهر در منطقه فروش را سریعتر بپیماید، آن شغل را نصاحب می کرد. پیچیدگی زمانی یک الگوریتم برنامه نویسی پویا برای آن مسئله، $T(n) = (n-1)(n-2) \dots 3^2 \cdot 2 \cdot 1$ می باشد. نانسی توانست کوتاهترین مسیر را در عرض ۴۵ ثانیه پیدا کند، در حالیکه رالف سعی کرد تمام ۱۹! تور ممکن را آزمایش کند. از آنجاییکه الگوریتم رالف بیش از ۳۸۰۰ سال طول میکشد، پس هنوز هم در حال اجرا است و البته نانسی آن شغل را نصاحب کرده است. فرض کنید که او بقدرتی کارش را خوب انجام می دهد که رئیس حوزه کاری او را دو برابر می کند و به ۴۰ شهر افزایش می دهد. اما در این حوزه، هر شهری به شهر دیگر توسط یک جاده متصل نیست. به خاطر آورید که فرض کرده بودیم الگوریتم برنامه نویسی پویای نانسی برای انجام عمل مبنای اش یک میکروثانیه زمان صرف می کند. با یک محاسبه سریع می توان نشان داد که این الگوریتم به میزان $2^{400-2} = 2^{398}$ میکروثانیه یعنی $46/6$ سال زمان

۱۹۸ بازگشت به عقب

شکل ۵-۱۲ ۵ گراف (a) شامل چرخه هامیلتونی $[v_1, v_2, v_3, v_4, v_5, v_6, v_7, v_8]$ می باشد و گراف (b) دارای هیچ چرخه هامیلتونی نیست.



نیاز دارد تا بتواند کوتاهترین تور را در منطقه‌ای شامل ۴۰ شهر پیدا کند. روش است که نانسی باید به دنبال الگوریتمی دیگر باشد. او می‌گوید احتمالاً یافتن یک تور بهینه بسیار مشکل است و به همین دلیل به یافتن هر توری راضی می‌شود. اگر بین هر شهر و شهر دیگر، جاده‌ای وجود می‌داشت، هر پس و پیش کردن بین شهرها موجب تشکیل یک تور می‌شد. اما در منطقه کاری جدید نانسی این چنین نیست. بنابراین، اکنون مسئله او یافتن هر توری در گراف می‌باشد. این مسئله به مسئله چرخه (مدار) هامیلتونی معروف است که توسط شخصی به نام ویلیام هامیلتون مطرح شد. این مسئله را می‌توان هم برای یک گراف جهت دار (که تحت عنوان مسئله فروشنده دوره گرد معروف شد) و هم برای یک گراف بدون جهت بیان کرد. از آنجاییکه این مسئله عموماً برای گراف بدون جهت بکار برده می‌شود، لذا گرافها را بدون جهت در نظر می‌گیریم. در مورد معماه نانسی، یک گراف بدون جهت بدان معنی است که یک جاده دو طرفه بین شهرهایی که به هم متصل هستند، وجود دارد.

در یک گراف متصل بدون جهت، یک چرخه هامیلتونی (که یک تور بین نامبده می‌شود) مسبری است که از یک گره شروع شده و تمام گره‌های گراف را دقیقاً یکبار ملاقات می‌کند و در نهایت به گره اول ختم می‌شود. گراف شکل (a) ۵-۱۲، شامل چرخه هامیلتونی $[v_1, v_2, v_3, v_4, v_5, v_6, v_7, v_8]$ است اما شکل (b) ۵-۱۲ دارای چرخه هامیلتونی نمی‌باشد. یک درخت فضای حالات برای این مسئله

مسئله چرخه های هامیلتونی ۱۹۹

به صورت زیر است

- * گره آغازین را در سطح درخت قرار داده و آن را گره صفرم مسیر نامگذاری می کنیم.
- * در سطح ۱، هر گره ای بجز گره آغازین را به عنوان اولین گره بعد از گره آغازین در نظر می گیریم.
- * در سطح ۲، هر یک از این گره های مشابه را به عنوان گره دوم در نظر می گیریم و الى آخر.
- * سرانجام در سطح $1-n$ ، هر یک از این گره های مشابه را به عنوان گره $1-n$ در نظر می گیریم.

ملاحظات زیر ما را قادر می سازد تا در این درخت فضای حالات به عقب برگردیم :

۱ - آمین گره مسیر باستی مجاور ۱-آمین گره مسیر باشد.

۲ - $1-n$ -آمین گره باستی مجاور گره صفرم (گره آغازین) باشد.

۳ - گره $1-n$ نمی تواند یکی از ۱-گره اول باشد.

الگوریتم ۵-۶

الگوریتم بکترایکینگ برای مسئله چرخه های هامیلتونی

مسئله: کلیه چرخه های هامیلتونی در یک گراف متصل بدون جهت را تعیین کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n و یک گراف بدون جهت با n گره. گراف را توسط یک آرایه دو بعدی W که سطرها و ستونهایش از ۱ تا n شاخص دهنده است، نشان می دهیم و در آن $W[i][j]$ در صورتی درست (true) است که لبه ای بین گره i و گره j وجود داشته باشد و در غیر اینصورت، نادرست (false) خواهد بود.

خروجی: تمام مسیرهایی که از یک گره معین شروع می شوند و پس از پکیار ملاقات هر گره در گراف، به گره آغازین منتهی می شوند. خروجی هر مسیر، آرایه ای از شاخصها به نام vindex است که از ۰ تا $n-1$ شاخص دهنده است و $vindex[i]$ می بین شاخص گره i در مسیر می باشد. شاخص گره آغازین در $vindex[0]$ وجود دارد.

```
void hamiltonian (index i)
{
    index j;
    if (promising(i))
        if (i == n - 1)
            cout << vindex[0] through vindex[n - 1];
        else
            for (j = 2; j <= n; j++) {                                // Try all vertices as
                vindex[i + 1] = j;                                     // next one.
                hamiltonian(i + 1);
            }
}
```

```

bool promising (index i)
{
    index j;
    bool switch;

    if (i == n - 1 && ! W[vindex[n - 1]] [vindex[0]]) // First vertex must
        switch = false;                                // be adjacent to
    else if (i > 0 && ! W[vindex[i - 1]][vindex[i]]) // last. ith vertex
        switch = false;                                // must be adjacent
    else {                                              // to (i - 1)st.
        switch = true;
        j = 1;
        while (j < i && switch) {                    // Check if vertex is
            if (vindex[i] == vindex[j])                // already selected.
                switch = false;
            j++;
        }
    }
    return switch;
}

```

طبق قرارداد، v و $Vindex$ و W رودهای روئین نمی باشند. اگر این متغیرها به صورت سراسری تعریف شوند، فراخوانی سطح بالای hamiltonian به صورت زیر می باشد :

```

vindex[0] = 1;
hamiltonian(0);

```

تعداد گره های درخت فضای حالات این الگوریتم برابر است با

$$1 + (n-1) + (n-1)^2 + \dots + (n-1)^{n-1} = \frac{(n-1)^n - 1}{n-2}$$

که بسیار بدنتر از نمایی است. این تساوی از مثال A-۴ در ضمیمه A بدست آمده است. هر چند که نمونه زیر کل درخت فضای حالات را بررسی نمی کند، اما تعداد گره هایی که بررسی می کند، بدنتر از نمایی است. فرض کنید که تنها لبه متصل به گره V_1 از طرف V_2 باشد و همه گره ها به جز گره V_1 توسط لبه ای بهم وصل باشند. برای این گراف چرخه هامیلتونی وجود ندارد و الگوریتم برای پی بردن به این موضوع بایستی تعداد گره هایی بدنتر از نمایی را بررسی کند.

به مسئله نانسی برمی گردیم. این احتمال وجود دارد که الگوریتم بکتراکینگ (برای مسئله چرخه های هامیلتونی) حتی طولانی تر از الگوریتم برنامه نویسی پویا (برای مسئله فروشنده دوره گرد) جهت حل نمونه مسئله ۴۰ شهر باشد. چون شرایط استفاده از روش مونت کارلو در این مسئله وجود دارد، لذا نانسی می تواند از آن روش برای تخمین میزان کارایی نمونه اش استفاده کند. با این حال، روش مونت کارلو

مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ ۲۰۱

زمان یافتن تمامی چرخه‌ها را تخمین می‌زند. از آنجاییکه ناتسی نهای دارد، لذا می‌تواند با یافتن اولین چرخه (اگر وجود داشته باشد) الگوریتم را متوقف کند. به او توصیه می‌کنیم که یک نمونه را برای $n = 40$ ساخته و سرعت الگوریتم را برای یافتن تمامی چرخه‌ها در نمونه تخمین بزنند. در نهایت الگوریتم را برای یافتن یک چرخه اجرا کند. حتی اگر نهای یک تور را بخواهیم پیدا کنیم، مسئله چرخه‌های هامیلتونی در زمرة مسائل مطرح شده در فصل ۹ قرار دارد.

۵-۷ مسئله کوله‌پشتی ۱

در بخش ۴-۴، این مسئله را به وسیله برنامه‌نویسی پویا حل کردیم. در اینجا، آن را با استفاده از بکترایکینگ حل می‌نماییم و بعد از آن دو الگوریتم بکترایکینگ و برنامه نویسی پویا را با هم مقایسه می‌کنیم.

۵-۷-۱ یک الگوریتم بکترایکینگ برای مسئله کوله‌پشتی ۱

به خاطر دارید که در این مسئله، مجموعه‌ای از کالاها داشتیم که هر یک از آنها دارای وزن و ارزش معین بودند. وزن و ارزش آنها را اعدادی صحیح و مثبت در نظر گرفتیم. دزدی می‌خواهد کالاها را درون کوله‌پشتی قرار دهد؛ با علم به اینکه اگر مجموع وزن کالاهای داخل کوله‌پشتی بیش از عدد صحیح مثبت W شود، کوله‌پشتی باز می‌شود. هدف دزد این است که مجموعه‌ای از کالاهای را انتخاب نماید که ارزش آنها ماکزیمم شود، و در عین حال مجموع وزن آنها بیش از مقدار W نشود.

ما می‌توانیم این مسئله را با استفاده از درخت فضای حالات، همانطوریکه برای مسئله مجموع زیرمجموعه‌ها استفاده نمودیم، حل کنیم. یعنی از ریشه به چپ حرکت می‌کنیم تا اولین کالا را به حساب آوریم و به راست حرکت می‌کنیم تا آن را به حساب نیاوریم. به طور مشابه، در سطح ۱ به سمت چپ می‌رویم تا کالای دوم را به حساب آوریم و به سمت راست می‌رویم تا آن را به حساب نیاوریم و به همین ترتیب الى آخر، هر مسیر از ریشه به یک برگ، یک جواب کاندید است.

این مسئله، متفاوت از مسائل دیگری است که در این فصل بررسی شدند. بدین ترتیب که تا زمانیکه عمل جستجو تمام نشده، نمی‌توانیم بفهمیم که آیا یک گره شامل یک جواب است یا خیر. بنابراین، با اندکی تفاوت، عمل بکترایکینگ را انجام می‌دهیم. اگر مجموع ارزش گره‌های به حساب آمده بیش از بهترین جوابی باشد که تاکنون بدست آورده‌ایم، آنگاه مقدار بهترین جواب را به این مقدار جدید تغییر می‌دهیم. با وجود این، هنوز هم ممکن است جواب بهتری در فرزندان گره (با دزدیدن کالاهای بیشتر) پیدا کنیم. بنابراین، برای مسائل بهینه‌سازی، همواره فرزندان یک گره و عده‌گاه را ملاقات می‌کنیم. الگوریتم زیر، یک الگوریتم کلی برای بکترایکینگ در مورد مسائل بهینه‌سازی است:

```

void checknode(node v)
{
    node u;
    if (value (v) is better than best)
        best = value(v);
    if (promising (v))
        for (each child u of v)
            checknode(u);
}

```

متغیر `best` حاوی بهترین جوابی که تاکنون پیدا شده است و `value(v)` مقدار جواب در گره v می‌باشد. پس از آنکه `best` به مقداری که بدتر از مقدار هر جواب کاندید است، مقداردهی اولیه شد، آنگاه ریشه در بالاترین سطح، ارسال می‌شود. توجه داشته باشید که یک گره تنها در صورتی وعده‌گاه است که آن را به فرزندانش گسترش دهیم. همچنانین الگوریتمهای ما در صورتی یک گره را وعده‌گاه می‌نامند که یک جواب در گره وجود داشته باشد.

در ادامه ما از این شیوه برای مسئله کوله‌پشتی $1 - 0$ استفاده می‌کنیم. ابتدا به علائمی که به ما می‌گویند یک گره غیروعده‌گاه است نگاهی می‌اندازیم. یک علامت آشکار این است که یک گره در صورتی غیر وعده‌گاه است که دیگر هیچ ظرفیت باقیمانده‌ای در کوله‌پشتی وجود نداشته باشد تا اقلام بیشتری را در آن قرار دهیم. لذا اگر `weight` مجموع وزن کالاهایی باشد که تاکنون به گره‌ای اضافه شده‌اند، دراینصورت آن گره به شرطی غیر وعده‌گاه است که $w \geq weight$ باشد. حتی اگر `weight` مساوی W شود نیز آن گره غیر وعده‌گاه است زیرا در مسائل بهینه سازی، «وعده‌گاه» یعنی اینکه ما باید آن گره را به فرزندانش بسط دهیم.

همانطوری که قبل نیز دیدیم، روش حریص در ارائه یک جواب بهینه برای چنین مسئله‌ای با شکست مواجه شد (بخش ۴-۴). در اینجا فقط از ملاحظات حریص برای محدود کردن عمل جستجو استفاده می‌کنیم. ولی نمی‌خواهیم یک الگوریتم حریص بنویسیم، برای این منظور ابتدا کالاهای را بر اساس مقادیر p_i/W و به صورت غیرنرولی مرتب می‌کنیم. هر ارزش w_i وزن کالای آم می‌باشد. می‌خواهیم تعیین کنیم که آیا یک گره خاص، وعده‌گاه است یا خیر. به ترتیب زیر می‌توانیم حد بالایی را برای ارزش w که از بسط گره بدست می‌آید، محاسبه کنیم. فرض کنید `profit` مجموع ارزش کالاهایی باشد که تا آن گره به `totweight` و `bound` حساب آمده‌اند. به خاطر دارید که `weight` مجموع اوزان آن کالاهای بود. ما متغیرهای `bound` و `weight` را به ترتیب با `profit` و `weight` مقداردهی اولیه می‌کنیم. سپس حریصانه کالاهای را بر می‌داریم و ارزش آنها را به `bound` و وزن آنها را به `totweight` اضافه می‌کنیم تا اینکه به کالایی برسیم که اگر برداشته شود، مقدار `totweight` از میزان W تجاوز می‌کند. با توجه به وزن مجاز باقیمانده، بخشی از آن کالا را بر می‌داریم و ارزش آن جزء را به `bound` اضافه می‌کنیم. اگر بتوانیم تنها بخشی از این آخرین وزن را برداریم، گره منجر به برابری ارزش و `bound` نمی‌شود اما `bound` همچنان یک حد بالا بر ارزشی است که می‌توانستیم با بسط گره انجام دهیم. فرض کنید که این گره در سطح اقرار دارد و گره‌ای که در سطح k قرار دارد، گره‌ای

مسئله کوله پشتی ۱-۴ ۲۰۳

است که موجب تجاوز مجموع اوزان از مرز W می شود. در اینصورت

$$totweight = weight + \sum_{j=i+1}^{k-1} w_j$$

$$bound = (profit + \sum_{j=i+1}^{k-1} p_j) + (W - totweight) \times (p_k / w_k)$$

ازش واحد وزن طرفیت موجودی
کالای k ام برای کالای k ام
کالای k شده

اگر $maxprofit$ مقدار ارزش بهترین جوابی باشد که تاکنون پیدا شده است، در این صورت یک گره در سطح i به شرطی غیروعدد گاه است که $bound \leq maxprofit$ باشد. ما از ملاحظات حریص تنها برای این استفاده کردیم که به ما بگوید آیا باید گره ای بسط داده شود یا خیر. هدف ما این نیست که به وسیله آن، کالاهای را حریصانه طوری برداریم که دیگر هیچ فرصت تجدیدنظری در آینده وجود نداشته باشد (همانگونه که در روش حریص انجام می شد).

مثال ۵-۶ فرض کنید که $4 = n$ و $W = 16$ و

p_i/w_i	w_i	p_i	i
\$20	2	\$40	1
\$6	5	\$30	2
\$5	10	\$50	3
\$2	5	\$10	4

کالاهای را از قبیل، بر اساس p_i/w_i مرتب کردیم. برای سادگی کار، مقادیری از P_i و w_i را انتخاب می کنیم که نسبت p_i/w_i یک مقدار صحیح باشد؛ البته چنین چیزی ضرورت ندارد. شکل ۵-۱۴، یک درخت فضای حالات هرس شده که توسط ملاحظات قبلی بکتابنگ تولید شده را نشان می دهد. ارزش کل، وزن کل و حد، در هر گره ای از بالا به پائین مشخص شده است. اینها همان مقادیر متغیرهای $profit$ و $weight$ و $bound$ که در بحث قبلی ذکر شدند، می باشند. ارزش ماکزیمم، در گره سایه دار پیدا می شود. هر گره با سطح آن و موقعیت آن از سمت چپ در درخت مشخص شده است. به عنوان مثال، به گره سایه دار برچسب $(3, 3)$ زده شده است زیرا در سطح ۳ قرار دارد و سومین گره از سمت چپ در آن سطح می باشد. بعداً مراحلی که موجب تولید یک درخت هرس شده می شوند را معرفی می کنیم. در این مراحل، با برچسب یک گره به آن رجوع می کنیم.

۱- به $maxprofit$ مقدار \$۰ دهید.

۲- گره $(0, 0, 0)$ را ملاقات کنید (ریشه).

(۳) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید.

$$profit = \$0$$

$$weight = 0$$

۲۰۴ بازگشت به عقب

(b) حد آن را محاسبه نمایید. چون $17 = 2 + 5 + 10 > 16$ (مقدار W برابر ۱۶ است)، لذا افزودن کالای سوم موجب می شود که مجموع اوزان از حد W تجاوز کند. بنابراین، $k = 3$ و داریم:

$$\begin{aligned} \text{totweight} &= weight + \sum_{j=1+1}^{3-1} w_j = 2 + 5 + 10 = 17 \\ \text{bound} &= profit + \sum_{j=1+1}^{3-1} p_j + (w - \text{totweight}) \times \frac{p_3}{w_3} \\ &= \$40 + \$30 + (16 - 17) \times \frac{\$50}{10} = \$115 \end{aligned}$$

(c) آن را به عنوان یک گره و عده گاه تعیین کنید زیرا وزن آن (۲) کمتر از ۱۶ (مقدار W) است و حد آن \$115 بزرگتر از \$110 (مقدار maxprofit) می باشد.

- گره (۱، ۱) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید.

$$profit = \$40 + \$30 = \$70$$

$$weight = 2 + 5 = 7$$

(b) چون وزن آن (۲) کوچکتر یا مساوی ۱۶ (مقدار W) است و ارزش آن (\$40) بیشتر از \$40 است، لذا مقدار maxprofit را برابر \$40 قرار دهید.

(c) حد آن را محاسبه نمایید. چون $17 = 2 + 5 + 10 > 16$ (مقدار W است)، لذا افزودن کالای سوم باعث می شود که مجموع اوزان بیش از مقدار W شود. بنابراین $k = 3$ و داریم:

$$\begin{aligned} \text{totweight} &= weight + \sum_{j=1+1}^{3-1} w_j = 2 + 5 + 10 = 17 \\ \text{bound} &= profit + \sum_{j=1+1}^{3-1} p_j + (w - \text{totweight}) \times \frac{p_3}{w_3} \\ &= \$40 + \$30 + (16 - 17) \times \frac{\$50}{10} = \$115 \end{aligned}$$

(d) آن را به عنوان یک گره و عده گاه تعیین کنید زیرا وزن آن (۲) کمتر از ۱۶ (مقدار W) و حد آن \$115 بیشتر از \$110 (مقدار maxprofit) است.

- گره (۲، ۱) را ملاقات کنید.

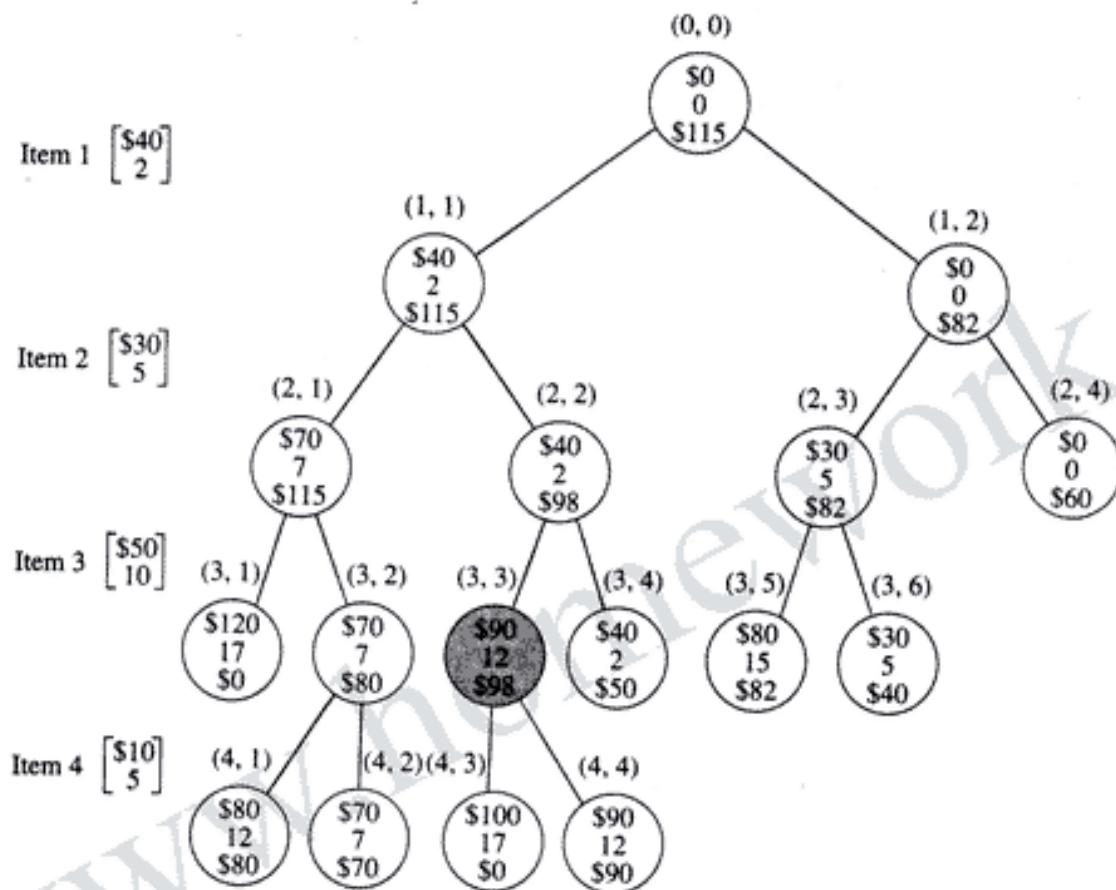
(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید.

$$\text{totweight} = weight + \sum_{j=2+1}^{3-1} w_j = 5 + 10 = 15$$

$$\text{bound} = \$70 + (16 - 15) \times \frac{\$50}{10} = \$115$$

مسلله کوله پشتی ۱-۰ ۲۰۵

شکل ۵-۱۴ ۵ درخت فضای حالت هرس شده که با استفاده از بکتریکینگ در مثال ۵-۶ تولید شده است. مقادیر نخیره شده در هر گره از بالا به پائین بترتیب عبارتند از: مجموع ارزش کالاهای تا آن گره، وزن کل آنها و حد بالای ارزشی که می‌توان با بسط گره بدست آورد. بهترین جواب، در گره سایه‌دار وجود دارد. هر گره غیروغده‌گاه با علامت \times مشخص شده است.



(b) آن را بعنوان یک گره غیروغده‌گاه تعیین کنید زیرا وزن آن (V) کمتر از ۱۶ (مقدار W) است و حد آن بیش از \$۷۰ (مقدار maxprofit) است.

- گره $(3, 1)$ را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه نمائید.

$$profit = \$V + \$W = \$120$$

$$weight = V + W = 17$$

(b) از آنجاییکه وزن آن (۱۷) بیش از ۱۶ (مقدار W) است، لذا مقدار maxprofit تغییر نمی‌کند.

(c) آن را بعنوان یک گره غیروغده‌گاه تعیین کنید زیرا وزن آن (۱۷) بیشتر با مساوی ۱۶ (وزن W) است.

۲۰۶ بازگشت به عقب

(d) حدی برای این گره محاسبه نمی شود زیرا وزن گره، آن را بعنوان یک گره غیر وعده گاه تعیین نموده است.

-6- به گره (۲، ۱) برگردید.

-7- گره (۳، ۲) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید. چون کالای ۳ را به حساب نمی آوریم، لذا

$$\text{profit} = \$70$$

$$\text{weight} = 7$$

(b) چون ارزش آن (\\$70) کوچکتر یا مساوی \\$70 (مقدار maxprofit (maxprofit تغییری نمی کند).

(c) حد آن را محاسبه نماید. وزن کالای چهارم باعث تجاوز مجموع اوزان از مرز W نمی شود و تنها ۴ کالا موجود می باشد. لذا $k = 5$ و

$$\text{bound} = \text{profit} + \sum_{j=3+1}^{5-1} p_j = \$70 + \$10 = \$80$$

(d) آن را بعنوان یک گره وعده گاه در نظر بگیرید زیرا وزن آن (7) کوچکتر از ۱۶ (مقدار W) است و حد آن (\\$80) بیش از \\$70 (مقدار maxprofit (maxprofit است.

(از این پس محاسبه ارزشها، اوزان و حدود را بعنوان تعیین به شما و امکنایم. علاوه بر این، مقدار maxprofit همچنین تغییری نمی کند؛ لذا از بیان مجدد آن خودداری می کنیم.)

-8- گره (۱، ۱) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب برابر \\$80 و ۱۲ شوند.

(b) چون وزن آن کوچکتر یا مساوی ۱۶ (مقدار W) و ارزش آن (\\$80) بزرگتر از \\$70 (مقدار maxprofit (maxprofit است، لذا مقدار \\$80 را به maxprofit تخصیص دهید.

(c) حد آن را محاسبه نماید تا برابر \\$80 شود.

(d) آن را به عنوان یک گره غیر وعده گاه تعیین کنید زیرا حد آن (\\$80) کوچکتر یا مساوی \\$80 (مقدار maxprofit (maxprofit است. برگهای درخت فضای حالات بخودی خود غیر وعده گاه هستند زیرا حدود آنها همواره کوچکتر یا مساوی maxprofit است.

-9- به گره (۳، ۲) برگردید.

-10- گره (۴، ۲) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب برابر \\$70 و ۷ شوند.

(b) حد آن را محاسبه نماید تا برابر \\$70 شود.

(c) آن را بعنوان یک گره غیر وعده گاه مشخص کنید زیرا حد آن (\\$70) کوچکتر یا مساوی \\$80 (مقدار maxprofit (maxprofit است.

مسئله کوله پشتی ۱-۰ ۲۰۷

۱۱- به گره (۱، ۱) برگردید.

۱۲- گره (۲، ۲) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا پتریب برابر \$۴۰ و ۲ شوند.

(b) حد آن را محاسبه نمایید تا برابر \$۹۸ شود.

(c) آن را بعنوان یک گره و عده گاه تعیین کنید زیرا وزن آن (۲) کمتر از ۱۶ (مقدار W) و حد آن (\$۹۸) بیشتر از \$۸۰ (مقدار maxprofit) می باشد.

۱۳- گره (۳، ۲) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا پتریب برابر \$۹۰ و ۱۲ شوند.

(b) چون وزن آن (۱۲) کوچکتر یا مساوی ۱۶ (مقدار W) و ارزش آن (\$۹۰) بزرگتر از \$۸۰ (مقدار maxprofit) است، لذا مقدار \$۹۰ را به maxprofit تخصیص دهید.

(c) حد آن را محاسبه نمایید تا برابر \$۹۸ شود.

(d) آن را بعنوان یک گره و عده گاه مشخص کنید زیرا وزن آن (۱۲) کمتر از ۱۶ (مقدار W) و حد آن (\$۹۸) بیشتر از \$۹۰ (مقدار maxprofit) است.

۱۴- گره (۴، ۲) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا پتریب مقادیر \$۱۰۰ و ۱۷ بدهست آیند.

(b) آن را به عنوان غبروغده گاه تعیین کنید زیرا وزن آن (۱۷) بیش از ۱۶ (مقدار W) است.

(c) حدی برای این گره محاسبه نمی شود زیرا وزن گره، آنرا بعنوان یک گره غبروغده گاه تعیین نموده است.

۱۵- به گره (۳، ۳) برگردید.

۱۶- گره (۴، ۴) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا پتریب مقادیر \$۹۰ و ۱۲ بدهست آیند.

(b) حد آن را محاسبه نمایید تا مقدار \$۹۰ بدهست آید.

(c) آن را بعنوان یک گره غبروغده گاه تعیین کنید زیرا حد آن (\$۹۰) کوچکتر یا مساوی \$۹۰ (مقدار maxprofit) است.

۱۷- به گره (۲، ۲) برگردید.

۱۸- گره (۳، ۴) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را حساب کنید تا پتریب برابر \$۴۰ و ۲ شوند.

(b) حد آن را محاسبه نمایید تا برابر \$۵۰ شود.

(c) آن را بعنوان یک گره غبروغده گاه تعیین کنید زیرا حد آن (\$۵۰) کوچکتر یا مساوی \$۹۰ (مقدار maxprofit) است.

۲۰۸ بازگشت به عقب

۱۹- به ریشه برگردید.

۲۰- گره (۱، ۲) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا برابر \$۰ و شوند.

(b) حد آن را محاسبه نمایند تا برابر \$۸۲ شود.

(c) آن را بعنوان یک گره غیر وعده گاه تعیین کنید زیرا حد آن (\$۸۲) کوچکتر یا مساوی \$۹۰ (مقدار maxprofit) است.

۲۱- به ریشه برگردید.

(a) ریشه فرزند دیگری ندارد. کار ما تمام شده است.

تنهای ۱۳ گره در درخت فضای حالات وجود دارد؛ در حالیکه کل درخت فضای حالات شامل ۲۱ گره می باشد.

از آنچهایکه این مسئله، یک مسئله بهبیه سازی است، مارد بهترین مجموعه کنونی کالاها و مجموع ارزش آنها رانگه می داریم که اینکار توسط آرایه bestset و یک متغیر maxprofit انجام می شود. برخلاف مسائل دیگر این فصل، این مسئله را برای یافتن اولین جواب بهبیه مطرح می کنیم.

الگوریتم ۵-۷

الگوریتم بکتراسینگ برای مسئله کوله پشتوی

مسئله: n کالا داریم که هر کدام از آنها دارای ارزشی و وزنی دارند. ارزشها و وزنها، اعدادی صحیح و مشتبه هستند. مجموعه ای از کالاها با حداقل مجموع ارزش را طوری تعیین کنید که مجموع اوزان آنها بیش از عدد صحیح مشتبه W نشود.

وروودی: اعداد صحیح مشتبه n و W . آرایه های w و p که از ۱ تا n شاخص دهی شده و هر یک شامل اعداد صحیح و مشتبه هستند که بترتیب غیرنژولی بر اساس مقادیر $p[i]/w[i]$ مرتب شده اند.

خروجی: مقدار صحیح maxprofit که ماکریم ارزش است، آرایه bestset که از ۱ تا n شاخص دهی شده و در آن مقادیر bestset "yes" است اگر کالای آن در مجموعه بهبیه قرار داشته باشد؛ در غیر اینصورت مقدار آن "no" می باشد.

```
void knapsack (index i,
                int profit,int weight)
{
    if (weight <= W && profit > maxprofit) { // This set is best so far.
        maxprofit = profit;
        numbest = i; // Set numbest to number
        bestset = include; // of items considered. Set
        bestset to this solution.
    }
    if (promising(i)) {
```

مساله کوله پشتی ۱۰۹

```

include[i + 1] = "yes";           // Include w[i + 1].
knapsack(i + 1, profit + p[i + 1], weight + w[i + 1]);
include[i + 1] = "no";            // Do not include w[i + 1].
knapsack(i + 1, profit, weight);
}
}

bool promising (index i)
{
    index j, k;
    int totweight;
    float bound;

    if (weight >= W)           // Node is promising only
        return false;           // if we should expand to
    else {                      // its children. There must
        j = i + 1;              // be some capacity left for
        bound = profit;         // the children.
        totweight = weight;
        while (j <= n && totweight + w[j] <= W) { // Grab as many items as
            totweight = totweight + w[j];           // possible.
            bound = bound + p[j];
            j++;
        }
        k = j;                   // Use k for consistency
        if (k <= n)             // with formula in text.
            bound = bound + (W - totweight) * p[k]/w[k]; // Grab fraction of kth
        return bound > maxprofit;           // item.
    }
}

```

طبق قرارداد `W`, `p`, `w` و `bestset`، `maxprofit` و `numbest` روتین نیستند.
اگر این متغیرها را به صورت سراسری تعریف می‌کردیم، شبه کد زیر ماکریزم ارزش و مجموعه دارای این ارزش را تولید می‌کرد:

```

numbest = 0;
maxprofit = 0;
Knapsack(0, 0, 0);
cout << maxprofit;           // نوشتن ماکریزم ارزش
for (j = i; j <= numbest; j++) // نمایش مجموعه بهینه کالاها
    cout << bestset[i];

```

باکسلت به عقب ۲۱۰

به خاطر دارید که برگهای درخت فضای حالات به خودی خود غیر وعده گاه هستند زیرا حدود آنها نمی توانند بیش از مقدار maxprofit باشد. بنابراین، نباید شرط $n = i$ در تابع promising بررسی کرد. من خواهیم مطمئن شویم که الگوریتم ما نیازی به این بررسی ندارد. اگر $n = i$ باشد، آنگاه bound همان مقدار اولیه اش (profit) را دارد و تغییری نمی کند. از آنجاییکه profit کوچکتر یا مساوی maxprofit است، لذا عبارت $\text{bound} > \text{maxprofit}$ نادرست است و این بدان معنی است که تابع Promising مقدار maxprofit را بررسی نگردد.

حد بالای ما، هنگامی که مکررا به سمت چپ درخت فضای حالات می رویم تغییری نمی کند تا اینکه به گره ای در سطح k ام بررسیم. (این موضوع با نگاه مجدد به مراحل اولیه مثال ۵-۶ قابل رویت است). بنابراین، هر زمانیکه یک مقدار k تولید می شود، می توانیم مقدار آن را ذخیره کنیم و بدون فراخوانی تابع promising به جلو برویم تا اینکه به گره ای در سطح $k-1$ ام بررسیم. می دانیم که فرزند چپ این گره غیر وعده گاه است زیرا اگر کالای k ام را به حساب آوریم، مقدار weight بیش از W می شود. بنابراین، فقط به سمت راست گره پیش می رویم. تنها پس از یک حرکت به راست است که به فراخوانی تابع promising و تعیین مقدار جدیدی از k نیازمندیم. در تمرینات از شما می خواهیم که این بهینه سازی و اصلاح را انجام دهید.

درخت فضای حالات در الگوریتم کوله پشتی ۱-۰ همانند مسئله مجموع زیرمجموعه ها است. همانطوریکه در بخش ۵-۴ نشان داده شده، تعداد گره های آن درخت برابر است با $2^{n+1}-1$. الگوریتم ۵-۷، تمام گره های درخت فضای حالات برای نمونه های زیر را بررسی می کند. برای مقدار مفروض W فرض کنید $n = W$ و

$$\begin{array}{lll} p_i = 1 & w_i = 1 & 1 \leq i \leq n-1 \\ p_n = n & w_n = n & \end{array}$$

جواب بهینه این است که تنها کالای n ام برداشته شود و این جواب تا زمانیکه تمامی راههای سمت راست گره تا عمق $1-n$ و سپس سمت چپ گره را طی نکرده باشیم، بدست نمی آید. قبل از آنکه جواب بهینه پیدا شود، هر گره غیربربرگ به عنوان وعده گاه مشخص می شود که بدین معنی است که تمامی گره های درخت فضای حالات بررسی می شوند. می توان از روش مونت کارلو برای تخمین میزان کارایی الگوریتم برای نمونه ای خاص استفاده کرد.

۵-۷-۲ مقایسه الگوریتم برنامه نویسی پویا و بک تراکینگ برای مسئله کوله پشتی ۱-۰

از بخش ۴-۴، به خاطر دارید که بدترین حالت تعداد ورودیهایی که توسط الگوریتم برنامه نویسی پویا برای مسئله کوله پشتی ۱-۰ محاسبه می شود در $(2^n, nw)$ (minimum) است. الگوریتم بک تراکینگ در بدترین حالت، $(2^n, 0)$ گره را بررسی می کند. با داشتن حد اضافی W ممکن است بنظر برسد که الگوریتم

مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ ۲۱۱

برنامه‌نویسی پویا بهتر عمل می‌کند. با وجود این، الگوریتم‌های بک‌تراکینگ ، آگاهی کم راجع به تعداد بررسی‌های انجام شده در بدترین حالت توسط بک‌تراکینگ ارائه می‌دهند. تحلیل کارایی‌های نسبی دو الگوریتم فوق از لحاظ تئوری مشکل است. به حال می‌توان الگوریتمها را با بکارگیری نمونه‌های زیاد و توجه به عملکرد آنها، با هم مقایسه کرد. Horowitz و Sahni (۱۹۷۸)، با انجام این کار مشاهده کردند که الگوریتم بک‌تراکینگ معمولاً کارتر از الگوریتم برنامه‌نویسی پویا است.

Horowitz و Sahni (۱۹۷۴)، دو روش تقسیم‌وغایب و برنامه‌نویسی پویا را با هم ادغام کردند تا الگوریتمی برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ ارائه نمایند که در بدترین حالت، $(\frac{3}{2})^n$ می‌باشد. آنها نشان دادند که الگوریتمشان معمولاً کارتر از الگوریتم بک‌تراکینگ است.

تمرینات

بخش ۵-۱ و ۵-۲

- ۱- الگوریتم بک‌تراکینگ را برای نمونه‌ای از مسئله ۱-وزیر (الگوریتم ۵-۱) با $n = 8$ = بکار بگیرید و عملیات را مرحله به مرحله نشان دهید. یک درخت فضای حالات هرس شده برای این الگوریتم را نشان دهید که این روش از الگوریتم بک‌تراکینگ استفاده کند.
- ۲- یک الگوریتم بک‌تراکینگ برای مسئله ۱-وزیر بنویسید که به جای نسخه‌ای از روال `checknode`، از نسخه‌ای از روال `expand` استفاده کند.
- ۳- نشان دهید که بدون استفاده از بک‌تراکینگ بایستی ۱۵۵ گره قبل از رسیدن به اولین جواب در نمونه‌ای از مسئله ۱-وزیر با $n = 4$ بررسی شوند.
- ۴- الگوریتم بک‌تراکینگ برای مسئله ۱-وزیر (الگوریتم ۵-۱) را بر روی کامپیوتر خود پیاده‌سازی کنید و آن را برای نمونه‌های با $n = 8$ = $n = 10$ = $n = 12$ = بکار بگیرید.
- ۵- با نگهداری ردی از مجموعه ستونها، قطراهای چپ و قطراهای راست که توسط وزیرهای جایگذاری شده کنترل می‌شوند، الگوریتم بک‌تراکینگ را برای مسئله ۱-وزیر اصلاح کنید.
- ۶- الگوریتم بک‌تراکینگ برای مسئله ۱-وزیر (الگوریتم ۵-۱) را طوری اصلاح کنید که به جای آنکه تمامی جوابهای ممکن را تولید کند، فقط یک جواب را پیدا نماید.
- ۷- فرض کنید که جوابی برای نمونه مسئله ۱-وزیر با $n = 4$ = داریم. آیا می‌توانیم با تعمیم این جواب به جوابی برای نمونه مسئله‌ای با $n = 5$ = دست یابیم و سپس با استفاده از جوابهای $n = 4$ = $n = 5$ = یک جواب برای نمونه مسئله‌ای با $n = 6$ = پیدا کنیم و با ادامه این روش برنامه‌نویسی پویا به جوابی برای هر نمونه $n > 4$ بررسیم؟ توضیح دهید.
- ۸- حداقل دو نمونه از مسئله ۱-وزیر را پیدا کنید که هیچ جوابی نداشته باشند.

۲۱۲ بازگشت به عقب

بخش ۵-۳

۹- الگوریتم ۵-۲ (تخمین مونت کارلو برای الگوریتم بکتراینگ مسئله ۱۰-وزیر) را بر روی کامپیوتر خود پیاده سازی کنید، آن را ۲۰ مرتبه بر روی نمونه ای با $n=8$ اجرا نماید و میانگین این ۲۰ تخمین را مشخص نماید.

۱۰- الگوریتم بکتراینگ برای مسئله ۱۰-وزیر (الگوریتم ۵-۱) را طوری تغییر کنید که تعداد گره های بررسی شده برای هر نمونه مسئله را پیدا کند، آن را بر روی نمونه ای با $n=8$ اجرا نموده و نتیجه را با میانگین تمرین ۹ مقایسه کنید.

بخش ۵-۴

۱۱- از الگوریتم مسئله مجموع زیرمجموعه ها (الگوریتم ۵-۴) برای یافتن تمامی ترکیبات اعداد زیر، استفاده کنید بطوریکه مجموعشان $W = 52$ شود.

$$w_1=2 \quad w_2=10 \quad w_3=13 \quad w_4=17 \quad w_5=22 \quad w_6=42$$

عملیات را مرحله به مرحله نشان دهید.

۱۲- الگوریتم بکتراینگ برای مسئله مجموع زیرمجموعه ها را بر روی کامپیوتر خود پیاده سازی کرده و آن را برای نمونه مسئله تمرین ۱۱ اجرا کنید.

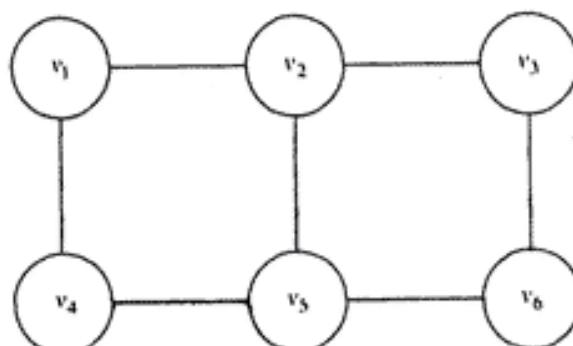
۱۳- یک الگوریتم بکتراینگ برای مسئله مجموع زیرمجموعه ها، که در آن وزنها از قبل مرتب شده نیستند، بنویسید. کارایی این الگوریتم را با الگوریتم ۵-۴ مقایسه نماید.

۱۴- الگوریتم بکتراینگ برای مسئله مجموع زیرمجموعه ها (الگوریتم ۵-۴) را طوری تغییر دهید که به جای تولید تمام جوابهای ممکن، تنها یک جواب را مشخص کند.

۱۵- از روش مونت کارلو برای تخمین میزان کارایی الگوریتم بکتراینگ برای مسئله مجموع زیرمجموعه ها (الگوریتم ۵-۴) استفاده کنید.

بخش ۵-۵

۱۶- از الگوریتم بکتراینگ برای مسئله ۱۱-رنگ جهت یافتن تمام رنگ آمیزیهای ممکن گراف زیر، با استفاده از سه رنگ قرمز، سبز و سفید استفاده کنید. عملیات را مرحله به مرحله نشان دهید.

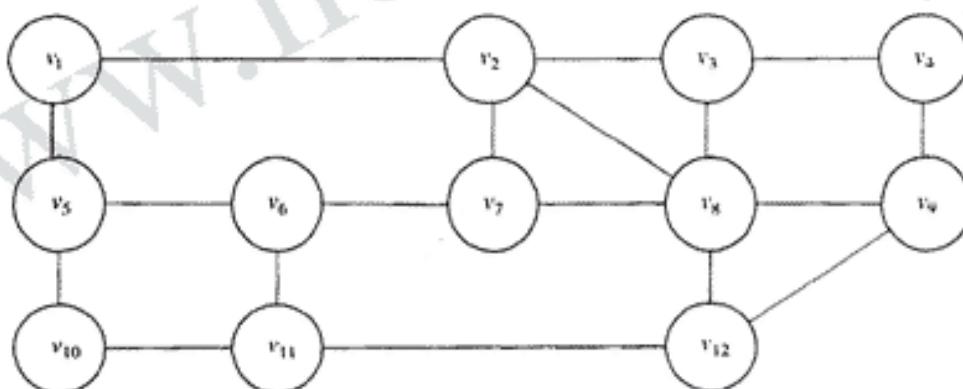


مسئله کوله‌پشتی ۱-۱۳

- ۱۷- برای رنگ‌آمیزی یک گراف با انتخاب یک گره شروع و یک رنگ، شروع به رنگ‌آمیزی می‌کنیم. سپس یک رنگ جدید و یک گره رنگ نشده را انتخاب می‌کنیم که تا حد امکان گره‌های بیشتری را رنگ کنیم. این روند را تا آنجا ادامه می‌دهیم که تمامی گره‌های گراف رنگ شوند و تمام رنگها مصرف شوند. الگوریتم برای این روش حریص، جهت رنگ‌آمیزی گرافی منشکل از n گره بتوسید.
- الگوریتم خود را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از نمادهای ترتیب نشان دهید.
- ۱۸- از الگوریتم تمرین ۱۷ برای رنگ‌آمیزی گراف تمرین ۱۶ استفاده کنید.
- ۱۹- می‌خواهیم تعداد رنگهای مصرفی در رنگ‌آمیزی یک گراف را به حداقل برسانیم. آیا روش حریص تمرین ۱۷، یک جواب بهینه را تضمین می‌کند یا خیر؟ توضیح دهید.
- ۲۰- کارایین دو الگوریتم بکتراکینگ و حریص برای مسئله m -رنگ در تمرین ۱۷ را با هم مقایسه کنید. با توجه به نتایج مقایسه و جواب شما به تمرین ۱۹، چطور ممکن است که شخصی بخواهد از روش حریص استفاده کند؟
- ۲۱- الگوریتم برای مسئله 2 -رنگ بتوسید که پیچیدگی زمانی آن در بدترین حالت، نمایی از n نباشد.
- ۲۲- چند نمونه از کاربردهای علمی مسئله m -رنگ را نام ببرید.

بخش ۵-۶

- ۲۲- با استفاده از الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله چرخه‌های هامیلتونی (الگوریتم ۵-۶)، تمام چرخه‌های هامیلتونی ممکن گراف زیر را پیدا کنید.



- ۲۴- الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله چرخه‌های هامیلتونی (الگوریتم ۵-۶) را بر روی کامپیوتر خود پیاده‌سازی نموده و آن را بر روی نمونه تمرین ۲۳ اجرا نمایید.
- ۲۵- گره آغازین الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله چرخه‌های هامیلتونی (الگوریتم ۵-۶) در تمرین ۲۴ را تغییر دهید و کارایی آن را با الگوریتم ۵-۶ مقایسه نمایید.
- ۲۶- الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله چرخه‌های هامیلتونی را طوری تغییر دهید که به جای تولید تمام جوابهای ممکن، تنها یک جواب را پیدا کند.

۲۱۴ بارکشتن به عقب

- ۲۷- الگوریتم بکتراینگ برای مسئله چرخه های هامیلتونی (الگوریتم ۵-۶) را تحلیل نموده و پیچیدگی زمانی بدترین حالت آن را با نماد ترتیب نشان دهد.
- ۲۸- از روش مونت کارلو برای تخمین میزان کاراییس الگوریتم بکتراینگ برای مسئله چرخه های هامیلتونی (الگوریتم ۵-۶) استفاده کنید.

بخش ۵-۷

- ۲۹- مقادیر باقیمانده و حدود را، پس از ملاقات گره (۱) در مثال ۵-۶ (بخش ۵-۷-۱)، محاسبه نمایند.
- ۳۰- با استفاده از الگوریتم بکتراینگ برای مسئله کوله پشتی ۱-۰ (الگوریتم ۵-۷)، ارزش نمونه مسئله زیر را بیشینه کنید. عملیات را مرحله به مرحله نشان دهد.

P_i/W_i	W_i	P_i	i
\$10	2	\$20	1
\$6	5	\$30	2
$W = 19$		\$5	3
\$4	7	\$25	4
\$3	2	\$12	5
	1	\$2	

- ۳۱- الگوریتم بکتراینگ برای مسئله کوله پشتی ۱-۰ (الگوریتم ۵-۷) را بر روی کامپیوتر خود پیاده سازی نموده و آن را برای نمونه تمرین ۳۰ اجرا نمایید.
- ۳۲- الگوریتم برنامه نویسی پویا برای مسئله کوله پشتی ۱-۰ (در بخش ۴-۴-۳) را پیاده سازی نموده و کارایی آن را با الگوریتم بکتراینگ برای مسئله کوله پشتی ۱-۰ (الگوریتم ۵-۷) مقایسه نمایید. (از نمونه مسئله های بزرگ استفاده کنید).
- ۳۳- الگوریتم بکتراینگ برای مسئله کوله پشتی ۱-۰ (الگوریتم ۵-۷) را با فراخوانی تابع وعده گاه، پس از تنها یک حرکت به راست، اصلاح کنید. سپس آن را طوری تغییر دهید که یک جواب در لیستی با طول متغیر تولید کند.
- ۳۴- با استفاده از روش مونت کارلو، میزان کاراییس الگوریتم بکتراینگ برای مسئله کوله پشتی ۱-۰ را تخمین بزنید.

تمرینات اضافی

- ۳۵- سه کاربرد دیگر روش بکتراینگ را نام ببرید.
- ۳۶- الگوریتم بکتراینگ برای مسئله ۸- وزیر را طوری تغییر دهید که تنها جوابهایی که از لحاظ تقارن و یا چرخش با هم یکسان هستند را تولید کند.
- ۳۷- الگوریتم بکتراینگ برای مسئله چرخه های هامیلتونی (الگوریتم ۵-۶) را طوری تغییر دهید که یک چرخه هامیلتونی با حداقل هزینه برای یک گراف وزن دار را مشخص نماید.

فصل ۶

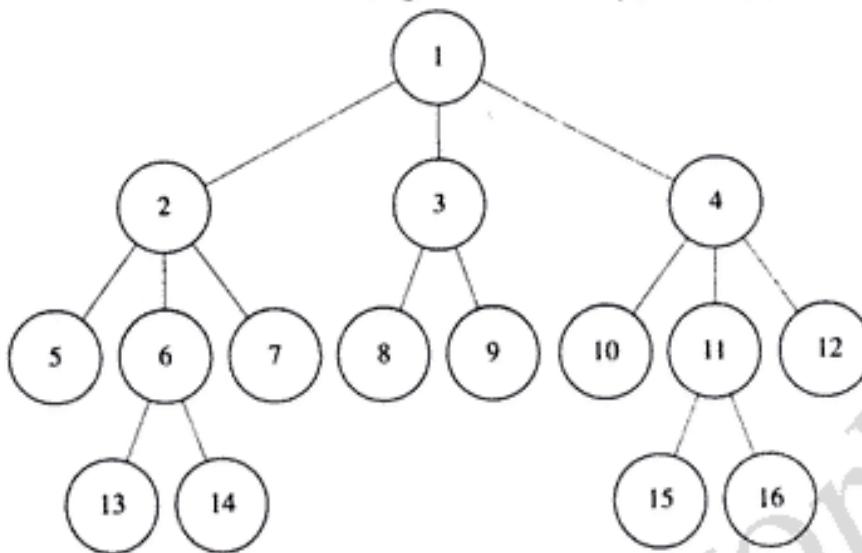
شانه و حد (Branch-and-Bound)



تاکنون دو الگوریتم برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ ارائه داده‌ایم: الگوریتم برنامه نویسی پویا در بخش ۴-۴ و الگوریتم بک‌ترایکینگ در بخش ۷-۵. از آنجاییکه هر دو الگوریتم مذکور در بدترین حالت به صورت زمان-نمایی عمل می‌کنند، لذا برای حل نمونه مسئله دزد و کوله‌پشتی، به چندین سال وقت نیاز خواهیم داشت. در این فصل روش دیگری را به دزد مسئله‌مان پیشنهاد می‌کنیم. همانطوریکه خواهید دید، این روش که به الگوریتم شانه و حد موسوم است، در واقع یک اصلاح و بهینه‌سازی روی الگوریتم بک‌ترایکینگ می‌باشد.

استراتژی طراحی شانه و حد بسیار شبیه به تکبک بک‌ترایکینگ در حل یک مسئله با استفاده از درخت فضای حالات است؛ با این تفاوت که روش شانه و حد، اولاً ما را به روش خاصی از پیمایش درخت محدود نمی‌کند و ثابتاً، تنها برای مسائل بهینه سازی بکار می‌رود. الگوریتم شانه و حد، حدی را در یک گره محاسبه می‌کند تا مشخص نماید که آیا گره مورد نظر، یک وعده‌گاه است یا خیر؟ اگر این حد بهتر از مقدار بهترین جوابی که تاکنون پیدا شده است نباشد، یعنی اینکه آن گره یک وعده‌گاه نیست؛ در غیر اینصورت، گره می‌تواند یک وعده‌گاه باشد. از آنجاییکه مقدار بهینه در برخی مسائل، مسی نیم و

شکل ۱-۶ جستجوی سطحی یک درخت، گره‌ها به ترتیبی که ملاقات می‌شوند، شماره‌گذاری می‌گردند. فرزندان یک گره از چپ به راست ملاقات می‌شوند.



در برخی مسائل ماکزیمم است، لذا ما از لفظ "بهتر" استفاده کردیم تا بتوانیم با توجه به مسئله، آن را تعریف نماییم. همانند الگوریتم‌های بک‌تراکینگ، الگوریتم‌های شاخه و حد نیز در بدترین حالت به صورت زمان-نمایی (با بدتر از آن) عمل می‌کنند. به هر حال، آنها می‌توانند برای نمونه‌های خیلی بزرگ، بسیار کارا باشند.

الگوریتم بک‌تراکینگ برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۵ در بخش ۷-۵، در واقع یک الگوریتم شاخه و حد است. در این الگوریتم، در صورتی که مقدار *bound* (حد) بزرگتر از مقدار جاری *maxprofit* نباشد، تابع وعده‌گاه، یک مقدار *false* را برمی‌گرداند. با این حال، یک الگوریتم بک‌تراکینگ از مزایای واقعی شاخه و حد استفاده نمی‌کند. علاوه بر بکارگیری حد جهت تعیین وعده‌گاه بودن یک گره، می‌توانیم حدود گره‌های وعده‌گاه را با هم مقایسه نموده و تنها فرزندان گره با بهترین حد را ملاقات کنیم. در این روش، ما بسیار سریعتر از حالتی که گره‌ها با یک ترتیب از پیش تعیین شده (نظیر جستجوی عمقی) ملاقات می‌شوند، به یک جواب بینه می‌رسیم. این روش را جستجوی اول-بهترین با هرس شاخه و حد می‌نامیم. پیاده‌سازی این روش با یک تغییر ساده در روش دیگر، موسوم به جستجوی سطحی با هرس شاخه و حد بدست می‌آید. بنابراین، با وجود اینکه روش اخیر مزایا و کارایی جستجوی عمقی را ندارد، ولی در بخش ۱-۶، ابتدا مسئله کوله‌پشتی ۱-۵ را با استفاده از جستجوی اول-بهترین تشریح نموده و آن را برای حل مسئله کوله‌پشتی ۱-۵ بکار می‌گیریم. پس در بخش‌های ۶-۲ و ۳-۶، از روش جستجوی اول-بهترین برای حل دو مسئله دیگر استفاده خواهیم نمود.

حل مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ با استفاده از شاخه و حد ۲۱۷

قبل از ادامه بحث، مروری بر جستجوی سطحی خواهیم داشت. جستجوی سطحی یک درخت، شامل ملاقات ریشه درخت در ابتداء، سپس تمامی گرهای سطح ۱ و بعد تمامی گرهای سطح ۲ و الی آخر می‌باشد. شکل ۱-۶، جستجوی سطحی یک درخت را نشان می‌دهد. گره‌ها به ترتیبی که ملاقات می‌شوند، شماره گذاری شده‌اند.

برخلاف جستجوی عمقی، هیچ الگوریتم بازگشتنی ساده‌ای برای جستجوی سطحی وجود ندارد. برای پیاده‌سازی آن می‌توانیم از یک صف استفاده کنیم که الگوریتم آن در زیر آمده است. روال enqueue، یک عنصر را در انتهای صف درج کرده و روال dequeue عنصری را از جلوی صف حذف می‌کند.

```
void breath_first_tree_search(tree T)
{
    queue_of_node Q;
    node u,v;
    initialize(Q);
    v = root of T;
    visit v;
    enqueue(Q, v);
    while (!empty(Q)){
        dequeue(Q, v);
        for (each child u of v){
            visit u;
            enqueue(Q, u);
        }
    }
}
```

اگر متلاعده نشده‌اید که این روال، یک جستجوی سطحی انجام می‌دهد، کافی است آن را روی درخت شکل ۱-۶ پیاده‌سازی نمایید. در این درخت، همانطوری که قبلاً نیز اشاره شد، گره‌ها از چپ به راست ملاقات می‌شوند.

۱-۶ حل مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ با استفاده از شاخه و حد

با بکارگیری استراتژی شاخه و حد بر روی مسئله کوله‌پشتی ۱-۰، چگونگی استفاده از آنرا نشان می‌دهیم. ابتدا روی یک نسخه ساده موسوم به جستجوی سطحی با هرس شاخه و حد بحث نموده، سپس یک اصلاح ساده موسوم به جستجوی اول-بهترین را با هرس شاخه و حد انجام می‌دهیم.

۱-۱-۶ جستجوی سطحی با هرس شاخه و حد

این روش را با یک مثال بیان می‌کنیم.

مثال ۱-۶ نمونه ای از مسئله کوله پشتی ۱-۰ که در مثال ۵-۶ آمده، مفروض است. یعنی $W = 16$ و p_i/w_i داریم:

p_i/w_i	w_i	p_i	i
\$20	2	\$40	1
\$6	5	\$30	2
\$5	10	\$50	3
\$2	5	\$10	4

همانند مثال ۵-۵، عناصر بر اساس مقادیر p_i/w_i مرتب شده اند. در این مثال، جستجوی سطحی با هرس شاخه و حد، دقیقاً همانند بک تراکینگ برای مثال ۵-۶ عمل می کند؛ با این تفاوت که به جای جستجوی عمیق، یک جستجوی سطحی انجام می دهد. در اینصورت، weight را برای مجموع وزن و profit را بعنوان مجموع ارزش کالاهایی که تا یک گره به حساب آمده اند، درنظر من گیریم. برای تعیین اینکه آیا یک گره و عده گاه است یا خیر، در ابتدا به weight مقدار totweight و به bound مقدار profit را تخصیص من دهیم، سپس به روش حریص، کالاهای را برداشته و اوزان و ارزشها آنها را بترتیب به totweight و bound اضافه می کنیم. این عمل را تا زمانی ادامه می دهیم که به کالاهایی برسیم که افزودن وزن آن موجب تجاوز از حد W شود. در اینصورت بخشن از آن کالا را برمن داریم و وزن آن بخش را به totweight اضافه می کنیم. در این روش bound یک حد بالا روی مقدار ارزشی می شود که ما می توانستیم با بسط گره بدست آوریم. اگر گره ای در سطح ابتداء و گره سطح k، گره ای باشد که افزودن وزنش موجب تجاوز از حد W شود، در اینصورت

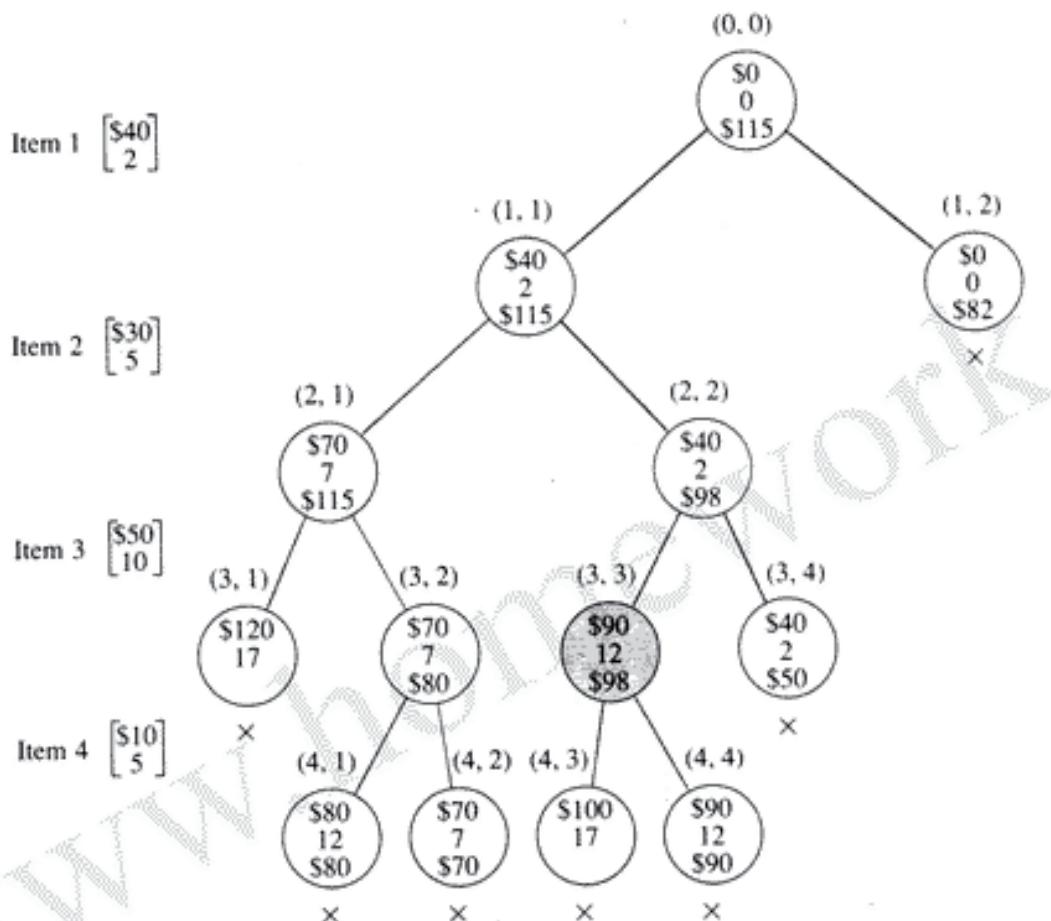
$$totweight = weight + \sum_{j=i+1}^{k-1} w_j$$

$$bound = (profit + \sum_{j=i+1}^{k-1} p_j) + (W - totweight) \times \frac{p_k}{w_k}$$

یک گره در صورتی غیر و عده گاه است که این حد کوچکتر یا مساوی maxprofit (مقدار بهترین جواب پیدا شده تا این نقطه) باشد. همچنین قبلاً داشتیم که یک گره، در صورتی غیر و عده گاه است که $weight \geq W$ شود. درخت فضای حالات هرس شده که با بکارگیری جستجوی سطحی بر روی نمونه این مثال تولید شده است، به همراه شاخه هایی که با بکارگیری حدود فوق هرس شده اند، در شکل ۶-۲ آمده است. مقادیر profit و weight در هر گره از بالا به پائین آمده اند. گره سایه دار، جایی است که ماکریسم ارزش در آن پیدا شده است. گره های براساس سطوح و موقعیت از چپ به راست شماره گذاری شده اند. از آنجایی که این مراحل بسیار شبیه به مراحل انجام شده در مثال ۵-۵ می باشند، لذا از تشریح مجدد آنها خودداری کرده و تنها به چند نکته مهم اشاره می کنیم. رجوع ما به یک گره، توسط سطح و موقعیت آن از سمت چپ درخت انجام می شود. اولاً، توجه کنید که گره های (۱، ۲، ۳)، (۴، ۱)، (۱، ۲)، (۳، ۲)، (۴) حدی برابر صفر دلار دارند. یک الگوریتم شاخه و حد تعیین می کند که آیا بایستی یک گره بسط پیدا کند یا خیر، که این کار با بررسی اینکه «آیا حد آن گره از مقدار بهترین جواب پیدا شده (تاکنون) بهتر است یا خیر؟»،

حل مسئله کوله‌پشتی ۱-۶ با استفاده از شاخه و حد

شکل ۲-۶ درخت فضای حالات هرس شده که با بکارگیری جستجوی سطحی با هرس شاخه و حد در مثال ۱-۶ تولید شده است. مقادیر موجود در هر گره از بالا به پائین عبارتند از: ارزش کل کالاهای مسروقه تا آن گره، وزن کل آنها و حدی برای مجموع ارزش که می‌توانست با بسط گره بدست آورد. گره سایه‌دار، گره‌ای است که جواب بهینه در آن پیدا شده است.



صورت می‌گیرد. بنابراین، هنگامی که یک گره غیروعده گاه است، چون وزن آن کمتر از W نیست، لذا ما حد آن را با ∞ مقداردهی می‌کنیم. در این روش، ما مطمئنیم که حد آن نمی‌تواند بهتر از مقدار بهترین جوابی که تاکنون بدست آمده است، باشد. ثانیاً، به خاطر آورید وقته که یک تراکینگ (جستجوی عمیق) بر روی این نمونه بکار گرفته شد، گره (۱،۲) به عنوان گره غیروعده گاه مشخص شد و به همین دلیل، دیگر آن گره را بسط ندادیم. اما در مورد جستجوی سطحی، این گره سومین گره‌ای است که ملاقات می‌شود. در زمانی که این ملاقات صورت می‌گیرد، مقدار maxprofit تنها برابر \$۴۰ است. از آنجاییکه حد \$۸۲ بیشتر از مقدار maxprofit در این نقطه است، لذا گره را بسط می‌دهیم. بالاخره در یک جستجوی ساده سطحی با هرس شاخه و حد، تعیین اینکه «آیا فرزندان یک گره باستانی ملاقات شوند یا خیر؟»، در زمان ملاقات گره انجام می‌شود. بنابراین، هنگامی که گره (۲،۳) را بررسی می‌کنیم، در مورد ملاقات فرزندان آن تصمیم می‌گیریم زیرا مقدار maxprofit در اینجا بخلاف حد گره که \$۸۲ بود، برابر \$۷۰ است.

در جستجوی سطحی، برخلاف جستجوی عمیق، مقدار maxprofit در زمانی که فرزندان گره (۲، ۳) را ملاقات می‌کنیم، مقداری برابر ۵۹۰ دارد. در اینصورت، با بررسی این فرزندان، زمان را بهبوده تلف می‌کنیم. ما در جستجوی اول-بهترین، از این عمل جلوگیری می‌کنیم.

اکنون که به تشریح تکنیک سطحی می‌پردازیم، می‌خواهیم یک الگوریتم عمومی برای جستجوی سطحی با هرس شاخه و حد ارائه دهیم. اگرچه درخت فضای حالات T را به عنوان ورودی این الگوریتم همه-منظوره معرفی می‌کنیم، اما در عمل، درخت فضای حالت تنها به صورت تلویحی وجود دارد. پارامترهای مسئله، ورودیهای حقیقی الگوریتم هستند که تعیین کننده درخت فضای حالات T هستند.

```
void breath_first_branch_and_bound(state_space_tree T,
                                    number& best)
{
    queue_of_node Q;
    node u,v;
    initialize(Q);
    v = root of T;
    visit v;
    enqueue(Q, v);
    while (!empty(Q)){
        denqueue(Q, v);
        for (each child u of v){
            if (value(u) is better than best)
                best = value(u);
            if (bound(u) is better than best)
                enqueue(Q, u);
        }
    }
}
```

این الگوریتم از تغییر الگوریتم جستجوی سطحی، که در آغاز این فصل ارائه شد، بدست آمده است. در این الگوریتم، تنها گره‌ای بسط می‌یابد (فرزندهای ملاقات می‌شوند) که حد آن بهتر از مقدار بهترین جواب جاری باشد. مقدار بهترین جواب جاری (متغیر best) با مقدار جواب ریشه، مقداردهی می‌شود. در برخی از کاربردها، هیچ جوابی در ریشه وجود ندارد زیرا ما باستنی در یک برگ از درخت فضای حالات باشیم تا یک جواب داشته باشیم. توابع bound و value در هر کاربردی از $\text{breadth_first_branch_and_bound}$ متفاوت هستند. همچنانکه خواهیم دید، هیچگاه واقعاً تابع value را نمی‌نویسیم؛ بلکه مقدار موردنتظر را به طور مستقیم محاسبه می‌کنیم.

۲۲۱ حل مسئله کوله‌پشتی اوه با استفاده از شانه و حد

در ادامه الگوریتم خاص برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ ارائه می‌کنیم. از آنجاییکه از امکانات و مزایایی بازگشت نمی‌توانیم استفاده کنیم (یعنی متغیر جدیدی نداریم که در هر فراخوانی بازگشتی ایجاد شود)، لذا بایستی تمامی اطلاعات مورد نیاز یک گره را در همان گره ذخیره کنیم. بنابراین، گره‌های الگوریتم ما به صورت زیر تعریف می‌شوند:

```
struct node
{
    int level;           // سطح گره در درخت
    int profit;
    int weight;
};
```

الگوریتم ۶-۱ الگوریتم جستجوی سطحی با هرس شاخه و حد برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰

مسئله: فرض کنید n کالا داریم که هر یک از آنها دارای وزن و ارزشی معین می‌باشد. وزنها و ارزشها، اعدادی صحیح و مثبت هستند. مجموعه‌ای از کالاها با ماکریتم مجموع ارزشها را مشخص کنید بطوری که مجموع اوزان آنها بیشتر از عدد صحیح مثبت W نباشد.

ورودی: اعداد صحیح مثبت n و W . آرایه‌هایی از اعداد صحیح مثبت p و w که از ۱ تا n شاخص دهی شده و بترتیب غیرصعودی براساس مقادیر $[w[i]/p[i]]$ مرتب شده‌اند.

خروجی: یک عدد صحیح maxprofit که عبارت است از مجموع ارزشها یک مجموعه بهینه.

```
void knapsack2 (int n,
                 const int p[], const int w[],
                 int W,
                 int& maxprofit)
{
    queue_of_node Q;
    node u, v;
    initialize(Q);                                // Initialize Q to be empty.
    v.level = 0; v.profit = 0; v.weight = 0;        // Initialize v to be the root.
    maxprofit = 0;
    enqueue(Q, v);
    while (!empty(Q)) {
        dequeue(Q, v);
        u.level = v.level + 1;                      // Set u to a child of v.
        u.weight = v.weight + w[u.level];            // Set u to the child that
        u.profit = v.profit + p[u.level];             // includes the next item.
        if (u.weight <= W && u.profit > maxprofit)
            maxprofit = u.profit;
        if (bound(u) > maxprofit)
            enqueue(Q, u);
    }
}
```

```

u.weight = v.weight;           // Set u to the child that
u.profit = v.profit;          // does not include the
if (bound(u) > maxprofit)    // next item.
    enqueue(Q, u);
}

float bound (node u)
{
    index j, k;
    int totweight;
    float result;

    if (u.weight >= W)
        return 0;
    else {
        result = u.profit;
        j = u.level + 1;
        totweight = u.weight;
        while (j <= n && totweight + w[j] <= W){ // Grab as many items
            totweight = totweight + w[j];           // as possible.
            result = result + p[j];
            j++;
        }
        k = j;                                // Use k for consistency
        if (k <= n)                          // with formula in text.
            result = result + (W - totweight) * p[k]/w[k]; // Grab fraction of kth
        return result;                         // item.
    }
}

```

هنگامی که گره جاری به حساب نمی آید، نیازی به بررسی اینکه «آیا $u.profit$ از $maxprofit$ تجاوز می کند یا خیر؟» نداریم. زیرا در این حالت، $u.profit$ برابر است با ارزش متناظر پدر u و این بدین معناست که مقدار آن نمی تواند از $maxprofit$ تجاوز کند. هیچ لزومی به ذخیره سازی حد در یک گره وجود ندارد زیرا پس از مقایسه آن با $maxprofit$ ، دیگر به آن نیازی نداریم. تابع $bound$ ، اساساً مشابه تابع $promising$ در الگوریتم ۵-۷ عمل می کند؛ با این تفاوت که تابع $bound$ براساس قوانین ایجاد الگوریتم های شاخه و حد نوشته شده است و در نتیجه، یک عدد صحیح را بررسی گرداند؛ در حالیکه تابع $promising$ ، به دلیل اینکه براساس قوانین بکتراکینگ نوشته شده است، حتماً یک مقدار بولی را ارجاع می دهد. در الگوریتم شاخه و حد ما، مقایسه با $maxprofit$ در روال فراخوانی صورت می گیرد و هیچ لزومی به بررسی شرط $n = 1$ در تابع $bound$ نیست زیرا در این حالت، مقدار ارجاعی توسط تابع $bound$ کمتر یا مساوی $maxprofit$ است و این بدین معناست که گره در صف قرار نگرفته است.

حل مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ با استفاده از شاخص و حد ۲۲۳

الگوریتم ۱-۶، یک مجموعه بهینه از عناصر را تولید نمی‌کند؛ بلکه فقط مجموع ارزش‌های یک مجموعه بهینه را تعیین می‌کند. الگوریتم می‌تواند به شکلی تغییر یابد که یک مجموعه بهینه را نیز تولید نماید، بدینصورت که در هر گره، یک متغیر items را نیز ذخیره کنیم که آن شامل مجموعه عناصری است که در بالای آن قرار دارند. همچنین متغیر bestitems را به منظور مشخص نمودن بهترین مجموعه جاری از عناصر، در نظر گرفته و هنگامی که maxprofit معادل u.items باشد، bestitems را نیز مساوی u.items قرار می‌دهیم.

۱-۶ جستجوی اول-بهترین با هرس شاخص و حد

بطور کلی، استراتژی جستجوی سطحی هیچ مزیتی نسبت به جستجوی عمقی (بک‌تراکینگ) ندارد. با وجود این، جستجویمان را با استفاده از حد بست آمده بهبود می‌بخشیم تا بتواند بیش از تعیین و عدد گاه بودن یا نبودن یک گره برای ما مفید باشد. پس از ملاقات تمامی فرزندان یک گره معین، می‌توانیم به تمامی گره‌های وعدد گاه (گره‌های توسعه نیافتد) نظری بیاندازیم و گره با بهترین حد را بسط دهیم. به خاطر دارید که یک گره در صورتی وعدد گاه است که حد آن، بهتر از مقدار جوابی باشد که تاکنون پیدا شده است. در این روش، اغلب بسیار سریعتر از حالتی که بدون توجه و فقط براساس یک ترتیب از پیش تعیین شده حرکت می‌کردیم، به یک جواب بهینه دست می‌یابیم. مثال زیر این روش را نشان می‌دهد.

مثال ۱-۶ نمونه مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ در مثال ۱-۶ را در نظر بگیرید. یک جستجوی اول-بهترین، منجر به تولید

درخت فضای حالات هرس شده شکل ۱-۶-۲ می‌شود. مقادیر profit، weight و bound در هر گره از درخت، بترتیب از بالا به پائین مشخص شده‌اند. گره سایه‌دار، جایی است که در آن ارزش ماکزیمم پیداشده است. در ادامه، مراحل تشکیل این درخت را بررسی می‌کنیم. یادآور می‌شویم که گره‌ها بر اساس سطح و موقعیتشان از چپ به راست شماره گذاری می‌شوند. مقادیر حدود، مشابه روشی که در مثال‌های ۱-۵ و ۱-۶ انجام داده‌ایم، مقایسه می‌شوند. لازم به ذکر است که در هر مرحله، محاسبات را نمی‌نویسیم؛ بلکه تنها نشان می‌دهیم که کدام گره، غیر و عدد گاه و کدامیک، و عدد گاه است. مراحل به صورت زیر می‌باشند:

۱- گره (۰،۰،۰) را ملاقات کنید. (ریشه)

(a) ارزش آن را برابر ۵ و وزن آن را برابر صفر قرار دهید.

(b) حد آن را محاسبه کنید تا برابر ۱۱۵ شود. (برای انجام به مثال ۱-۵ مراجعه کنید.)

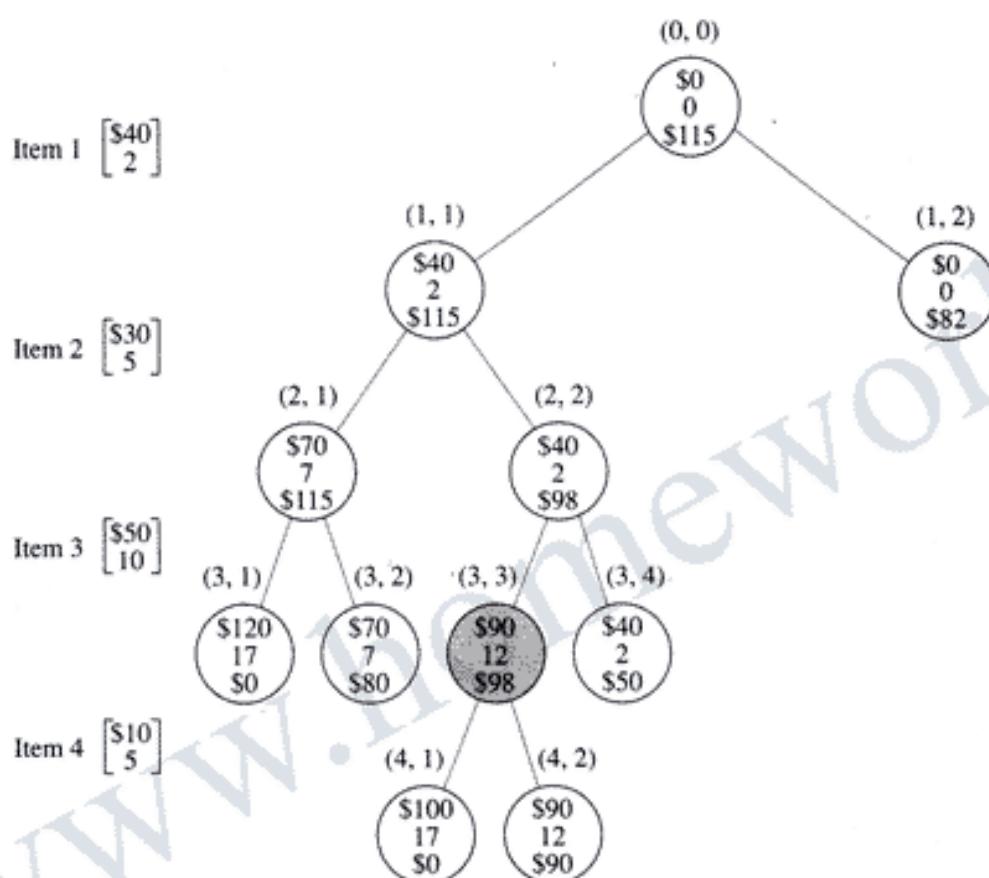
(c) مقدار maxprofit را برابر صفر قرار دهید.

۲- گره (۱،۱) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب برابر ۴۰ و ۲ شوند.

(b) چون وزن آن (۲) کوچکتر یا مساوی ۱۶ (مقدار W) است و ارزش آن (۴۰) بزرگتر از ۰

شکل ۶-۳ درخت فضای حالات هرس شده که با بکارگیری جستجوی اول-بیشترین با هرس شاخه و حد در مثال ۶-۶ تولید شده است. مقادیر موجود در هر گره از بالا به پائین عبارتند از: ارزش کل کالاهای مسروقه تا آن گره، وزن کل آنها، و حدی برای مجموع ارزشی که می‌توانست با بسط گره بدست آورد. گره سایه‌دار، گرهی است که جواب بهینه در آن پیدا شده است.



مقدار maxprofit (maxprofit) است، برابر \$40 قرار دهد.

(c) حد آن را محاسبه نمایند تا برابر \$115 شود.

- گره (۲، ۱) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آنرا محاسبه کنید تا برابر ۰ و ۷ شوند.

(b) حد آن را محاسبه نمایند تا برابر ۲ \$82 شود.

- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) از آنجاییکه گره (۱، ۱) حدی برابر \$115 و گره (۱، ۲) حدی برابر \$82 دارد، لذا گره (۱، ۱)، گره

و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد است. فرزندان این گره را بعداً ملاقات خواهیم کرد.

- گره (۲، ۱) را ملاقات کنید.

حل مسئله کوله پشتی ۱۴ با استفاده از شانه و دد ۲۲۵

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب $\$70$ و ۷ شوند.

(b) چون وزن آن (۷) کوچکتر یا مساوی ۱۶ (مقدار W) است و ارزش آن ($\$70$) بزرگتر از $\$40$ (مقدار maxprofit) است، maxprofit را برابر $\$70$ قرار دهید.

(c) حد آن را محاسبه نمایید تا برابر $\$115$ شود.

۶- گره (۲، ۲) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آنرا محاسبه کنید تا بترتیب برابر $\$40$ و ۲ شوند.

(b) حد آن را محاسبه نمایید تا برابر $\$98$ شود.

۷- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) آن گره، گره (۱، ۱) است. فرزندان آن را بعداً ملاقات خواهیم کرد.

۸- گره (۱، ۱) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب برابر $\$120$ و ۱۷ شوند.

(b) آن را به عنوان یک گره غیر و عده گاه تعیین کنید زیرا وزن آن (۱۷) بیش از ۱۶ (مقدار W) است.

با مقدار دهن bound با ∞ آنرا به عنوان غیر و عده گاه مشخص می کنیم.

۹- گره (۳، ۲) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب برابر $\$70$ و ۷ شوند.

(b) حد آن را محاسبه نمایید تا برابر $\$80$ شود.

۱۰- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) آن گره، گره (۲، ۲) است فرزندان آن را بعداً ملاقات خواهیم کرد.

(b) چون وزن آن (۱۲) کوچکتر از ۱۶ (مقدار W) است و ارزش آن ($\$90$) بیش از $\$70$.

مقدار maxprofit است، مقدار $\$90$ را به maxprofit تخصیص دهید.

(c) در این نقطه، گره های (۱، ۲) و (۲، ۲) غیر و عده گاه می شوند زیرا حد آنها (بترتیب $\$82$ و $\$80$) کوچکتر یا مساوی (مقدار جدید maxprofit) است.

(d) حد آن را محاسبه نمایید تا برابر $\$98$ شود.

۱۱- گره (۳، ۴) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب برابر $\$40$ و ۲ شوند.

(b) حد آن را محاسبه نمایید تا برابر $\$50$ شود.

(c) آن را به عنوان یک گره غیر و عده گاه مشخص کنید زیرا حد آن ($\$50$) کوچکتر یا مساوی (مقدار maxprofit) است.

۱۲- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) تنها گره و عده گاه توسعه نیافته، گره (۳، ۳) است. فرزندان آنرا بعداً ملاقات خواهیم کرد.

۱۴- گره (۱، ۴) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب برابر \$100 و ۱۷ شود.

(b) آن را به عنوان یک گره غیر وعده گاه تعیین کنید زیرا وزن آن (۱۷) بزرگتر یا مساوی ۱۶ (مقدار W) است. حد آنرا برابر \$ قرار می دهیم.

۱۵- گره (۲، ۴) را ملاقات کنید.

(a) ارزش و وزن آن را محاسبه کنید تا بترتیب برابر \$90 و ۱۲ شود.

(b) حد آن را محاسبه نمائید تا برابر \$90 شود.

(c) آن را به عنوان یک گره غیر وعده گاه مشخص کنید زیرا حد آن (\$90) کوچکتر یا مساوی \$90 (maxprofit) است. برگهای درخت فضای حالت به خودی خود غیر وعده گاه هستند زیرا حدود آنها نمی توانند از مقدار maxfrofit تجاوز کنند.

از آنجاییکه هیچ گره وعده گاه توسعه نیافتدای وجود ندارد، لذا عملیات خاتمه می یابد.

با استفاده از جستجوی اول-بهترین، تنها ۱۱ گره را مورد بررسی قرار داده ایم که ۶ گره کمتر از جستجوی سطحی (شکل ۶-۲) و ۲ گره کمتر از جستجوی عمقی (شکل ۵-۱۴) است. البته اجتناب از بررسی ۲ گره، چندان مؤثر نیست ولی در یک درخت فضای حالات بزرگ، کاهش بررسی ها بسیار با ارزش است. در اینجا به این نکته اشاره می کنیم که هیچ تضمینی وجود ندارد که آنچه که به عنوان بهترین گره بنتظر می رسد، واقعاً ما را به یک جواب بینه هدایت کند. در مثال ۲-۶، بنتظر می رسد که گره (۱، ۱) بهتر از گره (۲، ۲) باشد اما گره (۲، ۲) ما را به یک جواب بینه هدایت می کند. در کل، جستجوی اول-بهترین هنوز هم می تواند منجر به تولید بخش اعظم و یا تمام درخت فضای حالت برای برخی نمونه ها شود.

پیاده سازی جستجوی اول-بهترین، شامل یک تغییر ساده بر روی جستجوی سطحی است. به جای استفاده از یک صفت، از یک صفت اولویت استفاده می کنیم. در یک صفت اولویت، عنصر با بالاترین اولویت حذف می شود. در جستجوی اول-بهترین، عنصر با اولویت بالاتر، همان گره ای است که دارای بهترین حد است. یک صفت اولویت می تواند به عنوان یک لیست پیوندی پیاده سازی شود؛ اما اغلب با کارایی بالاتری در heap مورد استفاده قرار می گیرد. (برای آشنایی با heap به بخش ۷-۶ مراجعه کنید.) یک الگوریتم کلی برای روش جستجوی اول-بهترین را در ادامه می آوریم. همچون گذشت، درخت T تنها به صورت تلویحی وجود دارد. در این الگوریتم، insert(PQ, v)، روایی است که v را به صفت اولویت PQ اضافه می کند و remove(PQ, v)، روایی است که گره با بهترین حد را از صفت اولویت حذف و مقدار آن را مساوی v قرار می دهد.

```
void best_first_branch_and_bound(state_space_tree T,
                                 number& best)
{
    priority_queue_of_node Q;
    node u,v;
```

حل مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ با استفاده از شاشه و حد ۲۲۷

```

initialize(PQ);
v = root of T;
best = value(v);
insert(PQ, v);
while (!empty(Q)){
    remove(PQ, v);
    for (each child u of v){
        if (value(u) is better than best)
            best = value(u);
        if (bound(u) is better than best)
            insert(PQ, u);
    }
}
}

```

علاوه بر استفاده از صفت اولویت، یک بررسی هم به دنبال حذف یک گره از صفت اولویت به الگوریتم اضافه نمودیم. این بررسی مشخص می‌کند که آیا هنوز هم حد گره بهتر از $best$ است یا خیر، و این روشی است که منفهمیم آیا یک گره پس از ملاقات، غیروغده‌گاه می‌شود یا خیر؟ به عنوان مثال، گره (۱، ۲) در شکل ۶-۳ در زمانی که آن را ملاقات می‌کنیم، وعده‌گاه است. در پیاده‌سازی، این موضوع زمانی اتفاق می‌افتد که آن را داخل صفت PQ قرار می‌دهیم. اما هنگامی که maxprofit بیش از ۵۹۰ می‌شود، غیروغده‌گاه می‌شود و این موضوع در پیاده‌سازی، قبل از حذف گره از PQ انجام می‌شود. در این روش، از بررسی فرزندان گره‌ای که بعد از بررسی غیروغده‌گاه شده است، خودداری می‌کنیم.

در ادامه، الگوریتم خاصی را برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ ارائه می‌دهیم. از آنجاییکه در هنگام عملیات درج، حذف و مرتب‌سازی گره‌ها در صفت اولویت به حد آن گره نیاز داریم، لذا آن را در گره ذخیره می‌کنیم.

تعریف نوع گره به صورت زیر است:

```

struct node {
    int level;
    int profit;
    int weight;
    float bound;
};

```

الگوریتم ۶-۲ الگوریتم جستجوی اول-بهترین با هرس شاخه و حد برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰

مسئله: فرض کنید n کالا داریم که هر کدام دارای وزن و ارزش معین می‌باشد. وزنها و ارزشها، اعدادی صحیح و مثبت هستند. مجموعه‌ای از کالاها با ماکریم مجموع ارزشها را مشخص کنید بطوری که مجموع اوزان آنها بیش از عدد صحیح مثبت W نشود.

وروودی: اعداد صحیح مثبت n و W , آرایه‌هایی از اعداد صحیح مثبت p و w که از ۱ تا n شاخص دهی شده و بترتیب غیرصعودی براساس مقادیر $p[i]/w[i]$ مرتب شده‌اند.

خروجی: یک عدد صحیح maxprofit که عبارت است از مجموع ارزش‌های یک مجموعه بهینه.

```

void knapsack3 (int n,
    const int p[], const int w[],
    int W,
    int& maxprofit)

{
    priority_queue<node> PQ;
    node u, v;

    initialize(PQ);
    v.level = 0; v.profit = 0; v.weight = 0;
    maxprofit = 0;
    v.bound = bound(v);
    insert(PQ, v);
    while (!empty(PQ)) {
        remove(PQ, v);
        if (v.bound > maxprofit) {
            u.level = v.level + 1;
            u.weight = v.weight + w[u.level];
            u.profit = v.profit + p[u.level];
            if (u.weight <= W && u.profit > maxprofit)
                maxprofit = u.profit;
            u.bound = bound(u);
            if (u.bound > maxprofit)
                insert(PQ, u);
            u.weight = v.weight;
            u.profit = v.profit;
            u.bound = bound(u);
            if (u.bound > maxprofit)
                insert(PQ, u);
        }
    }
}

```

// Initialize PQ to be empty.
Initialize v to be the root.

// Remove node with
// best bound.

// Check if node is still
// promising.

// Set u to the child
// that includes the
// next item.

// Set u to the child
// that does not include
// the next item.

* تابع `bound` همان تابعی است که در الگوریتم ۱-۶ آمده است.

۶-۲ مسئله فروشنده دوره‌گرد

در مثال ۳-۱۲، نانسی توانست با ارائه یک تور بهینه برای فعالیت فروش در ۲۰ شهر با استفاده از یک الگوریتم برنامه‌نویسی ہویای (n^{2^m}) در زمان ۴۵ ثانیه بر رالف پیروز شود. رالف از یک الگوریتم

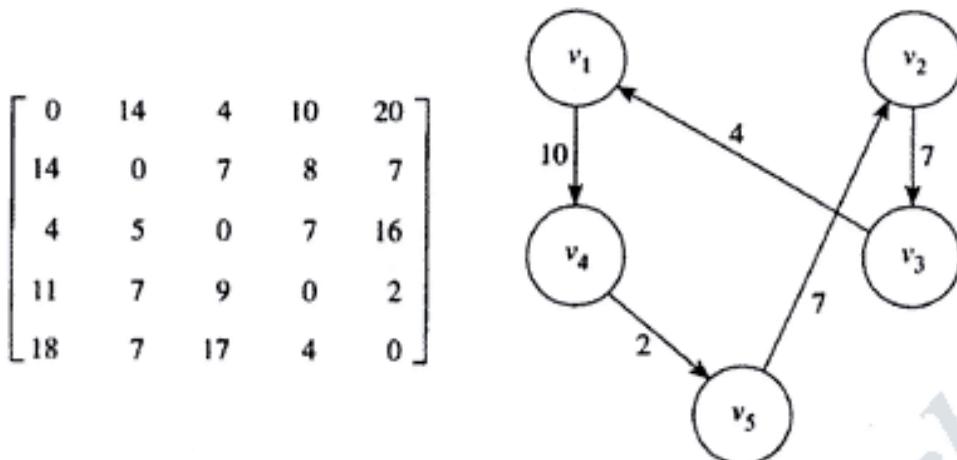
۲۲۹ مسئله فروشنده دوره‌گرد

brute-force که تعداد ۱۹ تور را تولید می‌کرد، استفاده نمود که اجرای آن ۳۸۰۰ سال طول می‌کشد و هنوز هم در حال اجراست! در بخش ۵-۶ دیدیم که وقتی تعداد شهرها به ۴۰ شهر افزایش یافت، الگوریتم نانسی برای پیدا کردن یک تور بهینه به بیش از ۶ سال وقت نیاز داشت. در اینجا، او از یک الگوریتم بکتراکینگ برای مسئله چرخه‌های هامیلتونی استفاده کرد. اگرچه این الگوریتم، با کارایی بالایی یک تور را مشخص می‌کند، ولی این تور می‌توانست از یک تور بهینه، بسیار دور باشد. به عنوان مثال، اگر یک جاده پریچ و خم طولانی به طول ۱۰۰ مایل بین دو شهری که فقط ۲۰ مایل با هم فاصله داشتند، وجود می‌داشت این الگوریتم می‌توانست یک تور شامل این جاده را تولید نماید، حتی اگر این امکان وجود داشت که این دو شهر بتوانند به وسیله شهری که فاصله آن با هر کدام از آن دو شهر یک مایل است، به هم مرتبط شوند. لذا نانسی پی‌برد که با استفاده از الگوریتم بکتراکینگ نمی‌تواند به صورت کارا به یک تور بهینه دست یابد. او تصمیم می‌گیرد تکنیک شاخه و حد را در مورد مسئله فروشنده دوره‌گرد بکار بگیرد که این تکنیک احتمالاً به صورت زیر عمل خواهد کرد.

به خاطر دارید که هدف ما در این مسئله، یافتن کوتاهترین مسیر در یک گراف جهت دار است که از یک گره معین آغاز شده و هر رأس (گره) گراف را دقیقاً یکبار ملاقات نموده و به همان گره آغازین ختم می‌شود. به چنین مسیری تور بهینه اطلاق می‌شود. از آنجاییکه مهم نیست که مسیرها از کدام رأس آغاز می‌شوند، ما می‌توانیم اولین رأس را به عنوان رأس آغازین در نظر بگیریم. شکل ۶-۴، ماتریس مجاور برای نمایش گرافی شامل ۵ رأس را نشان می‌دهد که در این گراف از هر رأس به رأس دیگر یک لبه وجود دارد و همچنین یک تور بهینه را برای آن گراف نمایش می‌دهد.

یک درخت فضای حالات برای این مسئله می‌تواند بدینصورت باشد که هر رأس، غیر از رأس آغازین، به عنوان اولین رأس (پس از رأس آغازین) در سطح ۱ آزمایش می‌شود؛ هر رأس، غیر از رأس آغازین و رأسی که در سطح ۱ انتخاب شده، به عنوان رأس دوم در سطح ۲ آزمایش می‌شود و الی آخر. بخشی از این درخت فضای حالت که در آن ۵ رأس وجود دارد و از هر رأسی به رأس دیگر یک لبه وجود دارد، در شکل ۶-۵ نمایش داده شده است. در ادامه، لفظ "گره" به گره‌ای در درخت فضای حالت و لفظ "رأس"، به رأسی در گراف اطلاق می‌شود. در هر گره از شکل ۶-۴، ما مسیر انتخاب شده تا رسیدن به آن گره را در نظر گرفته‌ایم. برای سادگی کار، هر رأس گراف را با اندیس آن مشخص می‌کنیم. گره‌ای که برگ نباشد نمایانگر همه تورهایی است که با مسیر ذخیره شده در آن گره شروع شده است. به عنوان مثال، گره شامل [۱، ۲، ۳] می‌بینیم تمامی تورهایی است که با مسیر [۱، ۲، ۳] آغاز می‌شوند. یعنی اینکه آن معرف تورهای [۱، ۲، ۳] و [۱، ۲، ۳، ۴، ۱] می‌باشد. هر برگ، معرف یک تور است. ما بایستی برگی را پیدا کنیم که شامل یک تور بهینه باشد. وقتی که چهار رأس در مسیر ذخیره شده در یک گره وجود داشته باشد، توسعه درخت را متوقف می‌کنیم زیرا در آن زمان پنجمین رأس به خودی خود مشخص می‌شود. مثلاً چهارمین برگ، معرف تور [۱، ۲، ۳، ۴، ۱] است زیرا وقتی که مسیر [۱، ۲، ۳، ۴] را مشخص کردیم، رأس بعدی لزوماً پنجمین رأس گراف است.

شکل ۴-۶ ماتریس مجاور معرف گرافی که در آن از هر رأس، لبهای به هر رأس دیگر وجود دارد (سمت چپ)، و گرهای گراف و لبهای یک تور بهینه در آن (سمت راست)



برای آنکه از جستجوی اول بیشترین استفاده کنیم، باید حدی را برای هر گره پیدا کنیم. به خاطر هدف مسئله کوچه‌پشتی ۱-۰ (به حداقل رساندن ارزش، در حالیکه مجموع وزن بیش از W نشود)، حد بالایی را برای مقدار ارزشی که می‌توانست از بسط گره بدست آید، محاسبه نمودیم و یک گره را در صورتی وعده‌گاه نامیدیم که حد آن بیش از ارزش ماکزیمم کنونی باشد. در این مسئله، بایستی یک حد پائین برای طول هر توری که از بسط یک گره بدست می‌آید، پیدا کنیم و گره را در صورتی وعده‌گاه می‌نامیم که حد آن کمتر از طول تور می‌نیم کنونی باشد. یک حد را می‌توانیم به روش زیر پیدا کنیم. در هر تور، طول لبه گرفته شده به هنگام گذر از یک رأس بایستی حداقل به بزرگی طول کوتاهترین لبه‌ای که از آن رأس ناشی می‌شود، باشد. بنابراین، یک حد پائین روی هزینه (طول لبه گرفته شده) رأس v_1 ، توسط می‌نیم تمام ورودیهای غیرصفر در سطر ۱ ماتریس مجاور بدست می‌آید، یک حد پائین روی هزینه رأس v_4 توسط می‌نیم تمام ورودیهای غیرصفر در سطر ۲ بدست می‌آید و به همین ترتیب، الى آخر. حدود پائین روی هزینه‌های پنج رأس در گراف شکل ۴-۶ به صورت زیر می‌باشد:

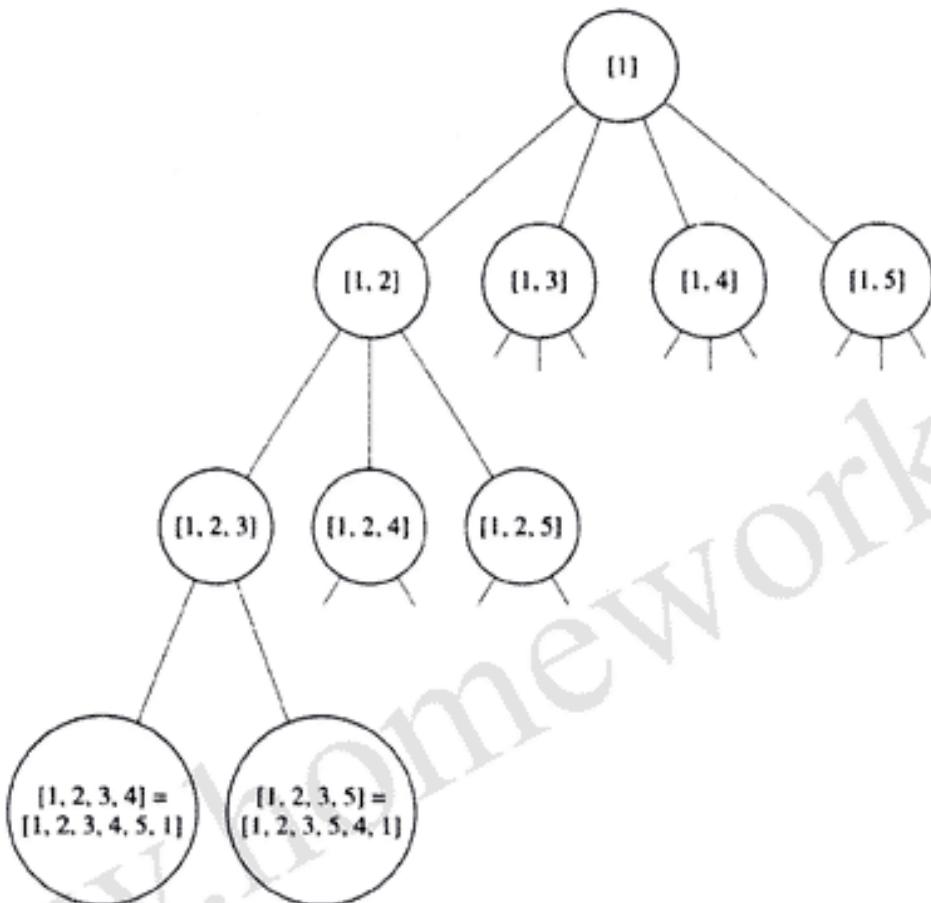
$$\begin{aligned}
 v_1 & \quad \text{minimum}(14, 4, 10, 20) = 4 \\
 v_2 & \quad \text{minimum}(14, 7, 8, 7) = 7 \\
 v_3 & \quad \text{minimum}(4, 5, 7, 16) = 4 \\
 v_4 & \quad \text{minimum}(11, 7, 9, 2) = 2 \\
 v_5 & \quad \text{minimum}(18, 7, 17, 4) = 4
 \end{aligned}$$

از آنجاییکه یک تور بایستی از هر رأس دقیقاً یکبار عبور کند، یک حد پائین روی طول تور عبارت است از مجموع این می‌نیمسها. بنابراین، یک حد پائین بر روی طول یک تور عبارتست از

$$4 + 7 + 4 + 2 + 4 = 21$$

۲۳۱ مسئله فروشنده دوره‌گرد

شکل ۵-۶ یک درخت فضای حالت برای نمونه‌ای از مسئله فروشنده دوره گرد که در آن پنج رأس وجود دارد. شاخصهای رئوس در تور جزئی در هر گره تغییره شده است.



ابن بدين معنا نیست که توری با این طول وجود دارد؛ بلکه مفهوم آن این است که نمی‌توان توری با طول کمتر پیدا کرد. فرض کنید گره شامل $[1, 2]$ در شکل ۵-۶ را ملاقات کرده‌ایم. در چنین حالتی، قبلًاً متعدد شدید که V_4 را به عنوان دوین رأس تور معرفی کنیم. هزینه حرکت به V_4 برابر است با وزن لبه‌ای که از V_1 به V_4 کشیده شده است، یعنی ۴. هر توری که با بسط و توسعه این گره حاصل شود، حدود پائین زیر را روی هزینه عبور از رئوس دیگر خواهد داشت:

$$\begin{aligned}
 V_1 & & 14 \\
 V_2 & \quad \text{minimum}(V_1, V_2) = V_2 & \\
 V_3 & \quad \text{minimum}(V_1, V_3, V_4) = V_3 & 4 \\
 V_4 & \quad \text{minimum}(V_1, V_4, V_5) = V_4 & 2 \\
 V_5 & \quad \text{minimum}(V_1, V_2, V_5) = V_5 & 4
 \end{aligned}$$

۲۳۲ شانه و دد

برای بدست آوردن می نیم برای V_1 ، دیگر لب V_1 را درنظر نمی گیریم زیرا V_1 نمی تواند به V_1 برسد. برای بدست آوردن می نیم رنوس دیگر، لبه منتهی به V_4 را درنظر نمی گیریم زیرا قبلاً در V_4 بوده ایم. یک حد پائین برای طول هر تور (که با بسط گره شامل [۱، ۲] بدست آمده)، برابر است با مجموع این می نیم ها، یعنی

$$14 + 7 + 4 + 2 + 4 = 31$$

برای توضیح بیشتر روش تعیین یک حد، فرض کنید گره شامل [۱، ۲، ۳] در شکل ۶-۵ را ملاقات کرده ایم. ما متعهد شده ایم که V_4 را به عنوان دومین رأس و V_3 را به عنوان سومین رأس درنظر بگیریم. هر تور بدست آمده از بسط این گره دارای حدود پائین زیر بر روی هزینه های گذرا از رنوس است:

V_1	۱۴
V_2	۷
V_3	$minimum(V_1, 16) = ۲$
V_4	$minimum(11, ۲) = ۲$
V_5	$minimum(18, ۴) = ۴$

برای پائین می نیم هایی برای V_2 و V_5 ، لبه های منتهی به V_2 و V_5 را درنظر نمی گیریم زیرا قبلاً در این رنوس قرار داشتیم. حد پائین بر روی طول هر توری که با بسط گره ای شامل [۱، ۲، ۳] بدست آمده، بدین صورت است:

$$14 + 7 + 7 + 2 + 4 = 34$$

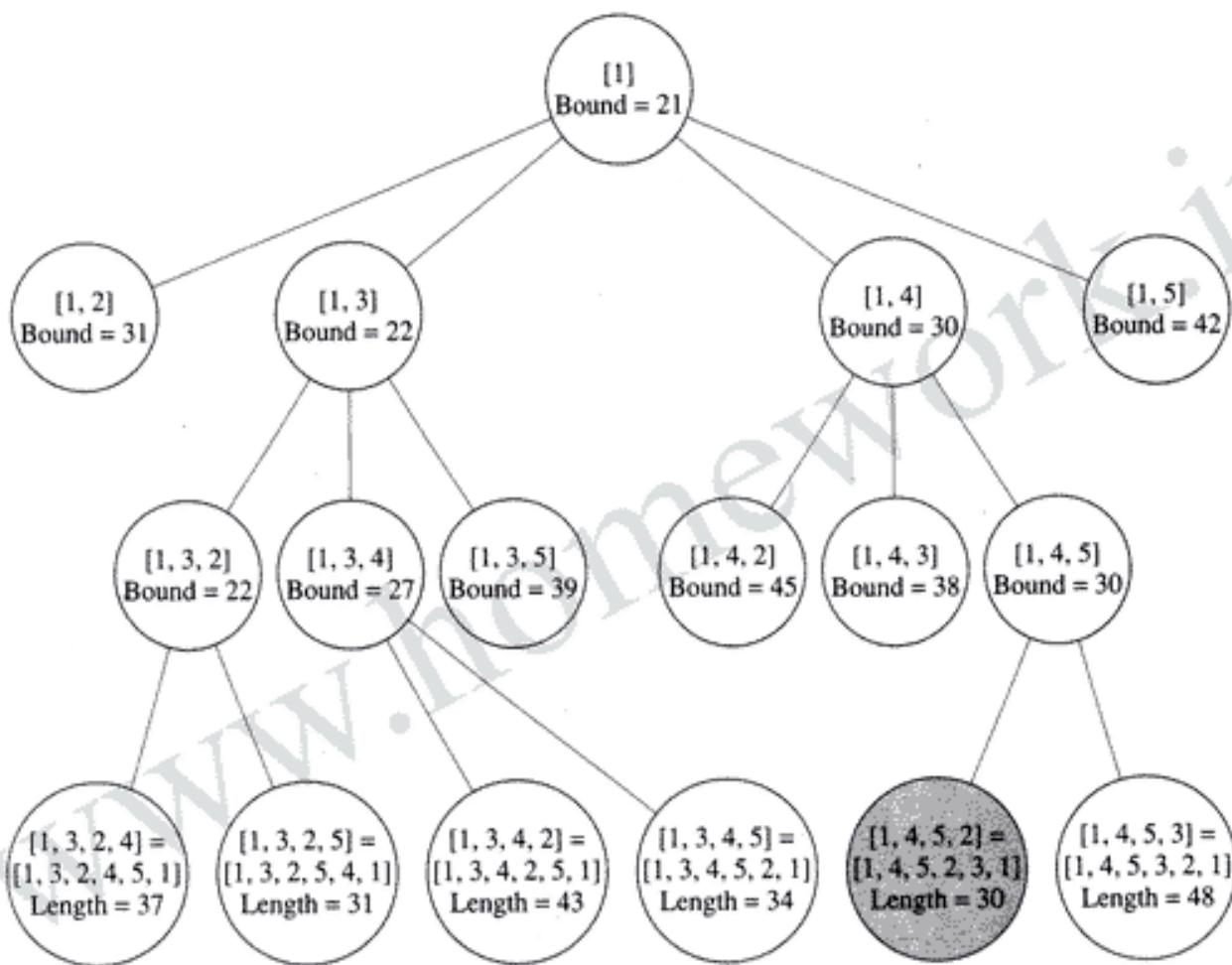
به طریق مشابه، می توانیم حد پائینی برای طول توری که می تواند با بسط یک گره دیگر درخت فضای حالت بوجود آید را محاسبه نموده و این حدود را در جستجوی اول بهترین بکار می گیریم. مثال زیر این روش را نشان می دهد.

مثال ۶-۳ گراف شکل ۶-۶ را درنظر بگیرید. با استفاده از بحث های گذشته، جستجوی اول بهترین با هرس شاخه و حد، درخت شکل ۶-۶ را تولید می کند. در هر گره غیر برگ، حد آن گره و در هر برگ، طول یک تور ذخیره می شود. می خواهیم مراحل ایجاد این درخت را نشان دهیم. ابتدا مقدار بهترین جواب را ∞ (بین نهایت) درنظر می گیریم زیرا هیچ جوابی در ریشه وجود ندارد (جوابها در درخت فضای حالت، فقط در برگها هستند). لازم به ذکر است که ما حدود برگهای درخت فضای حالت را محاسبه نمی کنیم زیرا الگوریتم به صورتی نوشته شده است که برگها را بسط نمی دهد. هنگامی که به یک گره رجوع می کنیم، در واقع به بخشی از تور که در آن گره ذخیره شده است، اشاره می کنیم و این متفاوت است با روشی که در مسئله کوله پشتی ۱-۰ به یک گره اشاره می نمودیم. این مراحل به صورت زیر است:

مسئله فروشنده دوره‌گرد ۲۳۳

- ۱- گره شامل [۱] (ریشه) را ملاقات کنید.
- (a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۲۱ شود. (این یک حد پائین برای طول یک تور است)
- (b) مقدار ∞ را به minlength تخصیص دهید.
- ۲- گره شامل [۱، ۲] را ملاقات کنید.
- (a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۳۱ شود.
- ۳- گره شامل [۱، ۳] را ملاقات کنید.
- (a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۲۲ شود.
- ۴- گره شامل [۱، ۴] را ملاقات کنید.
- (a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۳۰ شود.
- ۵- گره شامل [۱، ۵] را ملاقات کنید.
- (a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۴۲ شود.
- ۶- گره توسعه نیافته و عدد گاه با کمترین حد را تعیین کنید.
- (a) آن گره، گره شامل [۱، ۳] است. فرزندان آن را بعداً ملاقات خواهیم کرد.
- ۷- گره شامل [۱، ۳، ۲] را ملاقات کنید.
- (a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۲۲ شود.
- ۸- گره شامل [۱، ۳، ۴] را ملاقات کنید.
- (a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۲۷ شود.
- ۹- گره شامل [۱، ۳، ۵] را ملاقات کنید.
- (a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۳۹ شود.
- ۱۰- گره توسعه نیافته و عدد گاه با کمترین حد را تعیین کنید.
- (a) آن گره، گره شامل [۱، ۳، ۲] است. فرزندان آن را بعداً ملاقات خواهیم کرد.
- ۱۱- گره شامل [۱، ۳، ۲، ۴] را ملاقات کنید.
- (a) چون این گره یک برگ است، طول تور را محاسبه نماید تا ۳۷ حاصل شود.
- (b) چون طول آن (۳۷) کمتر از ∞ (مقدار minlength) است، مقدار ۳۷ را به minlength تخصیص دهید.
- (c) گره های شامل [۱، ۵] و [۱، ۳، ۵] غیر و عدد گاه می شوند زیرا حدود آنها ۴۲ و ۳۹ بزرگتر یا مساوی ۳۷ (مقدار جدید minlength) است.
- ۱۲- گره شامل [۱، ۳، ۲، ۵] را ملاقات کنید.

شکل ۶-۶ درخت فضای حالت هرس شده که حاصل از استفاده جستجوی اول-بهترین با هرس شاخه و حد برای مثال ۲-۶ می باشد. در هر گره غیر برگ در درخت فضای حالت، قسمتی از تور در بالای گره و حد طول هر توری که می توانست با بسط گره بدست آید در پائین گره ذخیره شده است. در هر برگ درخت فضای حالت، تور در بالا و طول آن در پائین نشان داده شده است. گره سایه دار، گرهای است که تور بهینه در آن پیدا شده است.



(a) چون این گره یک برگ است، طول تور را محاسبه نمایند تا برابر ۳۱ شود.

(b) چون طول آن (۳۱) کمتر از ۳۷ (minlength) است، مقدار ۳۱ را به minlength تخصیص دهید.

(c) گره شامل [۱، ۲] غیر وعده گاه می شود زیرا حد آن (۳۱) بزرگتر با مساوی ۳۱ (مقدار جدید minlength) است.

۱۳- گره توسعه نیافته وعده گاه با کمترین حد را تعیین کنید.

(a) آن گره، گره شامل [۱، ۳، ۴] است. بعداً فرزندش را ملاقات می کنیم.

۲۳۵ مسئله فروشنده دوره‌گرد

۱۴- گره شامل [۱، ۲، ۴، ۲] را ملاقات کنید.

(a) چون این گره یک برج است، طول تور را محاسبه نماید تا برابر ۴۳ شود.

۱۵- گره شامل [۱، ۲، ۴، ۵] را ملاقات کنید.

(a) چون این گره یک برج است، طول تور را محاسبه نماید تا برابر ۴۴ شود.

۱۶- گره توسعه‌نیافته و عده گاه با کوچکترین حد را تعیین کنید.

(a) تنها گره توسعه‌نیافته و عده گاه، گره شامل [۱، ۴] است. فرزندانش را بعداً ملاقات می‌کیم.

۱۷- گره شامل [۱، ۲، ۴] را ملاقات کنید.

(a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۴۵ شود.

(b) آن را به عنوان یک گره غیر و عده گاه مشخص کنید زیرا حد آن (۴۵) بزرگتر با مساوی

۲۱ (minlength) است.

۱۸- گره شامل [۱، ۲، ۴] را ملاقات کنید.

(a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۳۸ شود.

(b) آن را به عنوان یک گره غیر و عده گاه تعیین کنید زیرا حد آن (۳۸) بزرگتر با مساوی

۲۱ (minlength) است.

۱۹- گره شامل [۱، ۵، ۴] را ملاقات کنید.

(a) حد آن را محاسبه نماید تا برابر ۳۰ شود.

۲۰- گره و عده گاه توسعه‌نیافته با کوچکترین حد را تعیین کنید.

(a) تنها گره و عده گاه توسعه‌نیافته، گره شامل [۲، ۵، ۴، ۱] است. بعداً فرزندش را ملاقات می‌کیم.

۲۱- گره شامل [۲، ۵، ۴، ۱] را ملاقات کنید.

(a) چون این گره یک برج است، طول تور را محاسبه نماید تا برابر ۳۰ شود.

(b) چون طول آن (۳۰) کوچکتر از ۳۱ (minlength) است، مقدار ۳۰ را به

تخصیص دهید.

۲۲- گره شامل [۲، ۵، ۴، ۱] را ملاقات کنید.

(a) چون این گره یک برج است، طول تور را محاسبه نماید تا برابر ۴۸ شود.

۲۳- گره و عده گاه توسعه‌نیافته با کوچکترین حد را تعیین کنید.

(a) دیگر هیچ گره و عده گاه توسعه‌نیافته‌ای وجود ندارد، لذا عملیات خاتمه می‌یابد.

بدین ترتیب تعیین کردہ‌ایم که گره شامل [۱، ۲، ۴، ۵، ۱] (که معرف مسیر [۱، ۱، ۳، ۲، ۵، ۴] است)،

شامل یک تور بهینه است که طول این تور بهینه برابر ۳۰ می‌باشد.

تعداد ۱۷ گره در درخت شکل ۶-۶ وجود دارد در حالیکه تعداد گره‌ها در درخت فضای حالت کامل برابر است با $21 = 2 \times 3 \times 2 + 4 \times 3 + 4 \times 4 + 4$. ما از نوع داده‌ای زیر در الگوریتمی که استراتژی مورد استفاده در مثال قبل را پایه‌سازی می‌کند، استفاده می‌کنیم:

```

struct node
{
    int level;           // سطح گره در درخت
    ordered_set path;
    number bound;
};

```

فیلد path شامل تور ناتمام ذخیره شده در آن گره است. برای مثال، در شکل ۶-۶ مقدار path برای فرزند چپ ریشه، [۱، ۲] است. الگوریتم به صورت زیر است.

الگوريتم ۳-۶

مسئله: یک تور بھینه را در یک گراف وزن دار و جهت دار مشخص کنید. وزنها، اعدادی غیر منفی هستند.

وروودی: یک گراف وزن دار و جهت دار، n تعداد رأس های گراف. گراف به وسیله یک آرایه دو بعدی W ارائه می شود که سطرها و ستونها یاش از ۱ تا n شاخص دهن شده و $[j][i]$ معرف وزن لبه رأس i به رأس j است.

خروجی: متغیر minlength که مقدار آن، طول یک تور بهبته است و متغیر opttour که مقدار آن تور بهبته است.

مسئله فروشنده دوره‌گرد ۲۳۷

```

if (v.bound < minlength) {
    u.level = v.level + 1;
    if (u.level == n - 1) {
        u.path = v.path;
        put 1 at the end of u.path;
        if (length(u) < minlength) {
            minlength = length(u);
            opttour = u.path;
        }
    }
    else
        for (all i such that  $2 \leq i \leq n \&\& i$  is not in v.path) {
            u.path = v.path;
            put i at the end of u.path;
            u.bound = bound(u);
            if (u.bound < minlength)
                insert(PQ, u);
        }
}
}

```

در تمرینات از شما می‌خواهیم که تابع `length` و `bound` را بنویسید. تابع `length` طول تور است، حد یک گره را برمی‌گرداند. یک مسئله، لزوماً یک تابع حد منحصر به فرد نیست. به عنوان مثال، در مسئله فروشنده دوره‌گرد دیدیم که هر رأس بایستی دقیقاً یکبار ملاقات شود، در اینصورت می‌توانیم از می‌نیم‌های مقادیر ستونها در ماتریس مجاور به جای می‌نیم‌های مقادیر رأس‌ها استفاده کنیم. با توجه به اینکه هر رأس بایستی دقیقاً یکبار وارد و خارج شود، می‌توانستیم هم از مزایای سطرها و هم از مزایای ستونها استفاده کنیم. برای یک لبه معین، می‌توانستیم نیمی از وزن آن را برای رأس که آن را ترک می‌کنیم و نیمی دیگر را برای رأسی که وارد آن می‌شویم در نظر بگیریم که در اینصورت، هزینه ملاقات یک رأس برابر است با مجموع اوزان ورودی و خروجی آن رأس. بعضی مثال، فرض کنید که می‌خواهیم حدی را برای طول یک تور تعیین کنیم. کمترین هزینه ورودی $\frac{1}{2}$ ، با در نظر گرفتن $\frac{1}{2}$ می‌نیم‌های مقادیر ستون دوم قابل محاسبه است. حداقل هزینه خروج از $\frac{1}{2}$ برابر است با $\frac{1}{2}$ می‌نیم‌های مقادیر دویمن سطر. بدین ترتیب، حداقل هزینه ملاقات $\frac{1}{2}$ برابر است با

$$\frac{\text{minimum}(14, 0, 7, 7) + \text{minimum}(14, 7, 8, 7)}{2} = 6$$

با استفاده از این تابع حدی، یک الگوریتم شاخه و حد تنها ۱۵ رأس را در نمونه مثال ۳-۴ بررسی می‌کند. هنگامی که دو یا چند تابع حدی موجود باشد، یک تابع حدی ممکن است حد بهتری را برای یک گره تولید کند؛ در حالیکه تابع دیگر، حد بهتری را برای گره دیگر تولید نماید. در واقع، همانطوریکه در تمرینات بررسی خواهیم کرد، این حالت برای تابع حدی مسئله فروشنده دوره‌گرد برقرار است. هنگامی که این حالت اتفاق می‌افتد، الگوریتم می‌تواند با استفاده از همه توابع حدی موجود، حدود را محاسبه نموده و

سپس بهترین حد را بکار بگیرد. به هر حال، همانطوریکه در فصل ۵ بحث شد، هدف ما این نیست که تا حد امکان تعداد گرهای کمتری را ملاقات کنیم؛ بلکه هدف، افزایش کارایی الگوریتم می‌باشد. محاسبات اضافی انجام شده به هنگام استفاده از دو یا چند تابع حدی ممکن است موجب صرفه‌جویی، نسبت به زمانی که گرهای کمتری را ملاقات می‌کنیم، نشود.

به خاطر دارید که یک الگوریتم شاخه و حد ممکن بود یک نمونه بزرگ را به صورت کارایی حل کنند؛ اما یک تعداد نمایی (با بدتر) از گرهای را برای نمونه‌های بزرگ دیگر برسی می‌کرد. حال شما فکر می‌کنید که نائسی چه کاری باید انجام دهد اگر حتی شاخه و حد هم نتواند نمونه مسئله ۴۰-شهری او را حل نماید؟ یک روش دیگر برای حل مسائلی نظری فروشنده دوره‌گرد، استفاده از الگوریتم‌های تقریبی است. الگوریتم‌های تقریبی، ارائه جوابهای بھینه را تضمین نمی‌کنند اما جوابهای تولید می‌کنند که نسبتاً نزدیک به جواب بھینه است. این الگوریتم‌ها در بخش ۹-۵ مورد بررسی قرار گرفته‌اند.

۶-۳ استنتاج ربایشی یا مسئله تشخیص بیماری

این بخش به اطلاعاتی راجع به نظریه احتمالات گسته و قضیه Bayes نیاز دارد. یک مسئله مهم در هوش مصنوعی و سیستم‌های خبره، تعیین محتمل‌ترین تعریف درباره بدخش یافته‌ها است. برای مثال، در پژوهشی می‌خواهیم محتمل‌ترین مجموعه بیماریها را برای یک مجموعه از علائم بیماری مشخص کنیم یا در یک مدار الکترونیکی می‌خواهیم محتمل‌ترین بیان را در مورد شکست در یک نقطه از مدار پیدا کنیم. مثال دیگر، تعیین محتمل‌ترین دلیل برای درست کار نکردن یک اتومبیل است. این فرآیند تعیین محتمل‌ترین بیان برای یک مجموعه از یافته‌ها را استنتاج ربایشی (abductive inference) گویند.

برای سهولت کار، از اصطلاحات پژوهشی استفاده می‌کنیم. فرض کنید B بیماری، d_1, d_2, \dots, d_n داریم که هر یک ممکن است در یک بیمار وجود داشته باشند. ما می‌دانیم که بیمار دارای مجموعه‌ای از علائم بیماری (S) است. هدف ما، یافتن مجموعه‌ای از بیماریها است که به احتمال زیاد در این بیمار وجود دارد. از لحاظ تکنیکی، می‌توانست احتمال دو یا چند بیماری وجود داشته باشد ولی اغلب مسئله را بصورتی که یک مجموعه منحصر به فرد دارای بیشتری احتمال است، مطرح می‌کنیم.

شبکه فرضی، به یک استاندارد برای معرفی ارتباطات احتمالی نظری ارتباطات بین بیماریها و علائم تبدیل شده است. در اینجا به میزانی که از بحث خارج نشویم با این شبکه‌ها آشنا خواهیم شد. در بسیاری از کاربردهای شبکه فرضی، الگوریتم‌های کارایی وجود دارند که می‌توانند محتمل‌ترین بیماری در مجموعه‌ای شامل تنها بیماریهای موجود در مریض را مشخص کنند (قبل از بروز علائم بیماری). در اینجا، به طور ساده فرض می‌کنیم که نتایج الگوریتم‌ها قابل دسترس هستند. به عنوان مثال، این الگوریتم‌ها می‌توانند محتمل‌ترین مورد را در بین بیماریهای d_1, d_2, d_3, d_4 (تنها بیماریهای موجود در بیمار) مشخص کنند که این احتمال را به صورت $P(d_1, d_2, d_3 | D)$ یا به وسیله $p(D | d_1, d_2, d_3)$ که در آن $D = (d_1, d_2, d_3)$ است، نشان می‌دهیم.

۲۳۹ استنتاج ریاضی یا مسئله تشخیص بهماری

این الگوریتم‌ها می‌توانند احتمال مناسبی برای d_1, d_2, \dots, d_n به عنوان تنها بیماری‌های موجود در بیمار که دارای مجموعه علامت S است، را مشخص کنند. این احتمال را به صورت $P(d_1, d_2, \dots, d_n | S)$ یا $P(D | S)$ نشان می‌دهیم.

با فرض اینکه بتوانیم این احتمالات را (با استفاده از الگوریتمهایی که قبلًا ذکر شد) محاسبه کنیم، می‌توانیم مسئله تعیین محتمل‌ترین مجموعه بیماری‌ها را با استفاده از درخت فضای حالت، نظریه آنچه که برای مسئله کوچه‌پشتی ۱-۰ آمده است، حل کنیم. برای به حساب آوردن d_1 به سمت چپ ریشه و برای به حساب نیاوردن آن، به سمت راست ریشه حرکت می‌کنیم. به طور مشابه، برای به حساب آوردن d_2 به سمت چپ گره واقع در سطح ۱ و برای به حساب نیاوردن آن به سمت راست گره می‌رویم و به همین ترتیب، الی آخر. هر برگ درخت فضای حالت، معرف یک جواب محتمل (یعنی مجموعه‌ای از بیماری‌ها که تا آن برگ در نظر گرفته شده‌اند) می‌باشد. برای حل مسئله، احتمال شرطی مجموعه بیماری‌ها در هر برگ را محاسبه می‌کنیم و تعیین می‌کنیم که کدامیک دارای بزرگترین احتمال شرطی است. برای هرس کردن با استفاده از جستجوی اول-بهترین، نیاز به یافتن یک تابع حد داریم. قضیه زیر، این کار را برای گروه بزرگی از نمونه‌ها انجام می‌دهد.

قضیه ۱-۶ اگر D و D' دو مجموعه از بیماری‌ها باشند بطوری که $P(D') \leq P(D)$ ، آنگاه

$$P(D' | S) \leq P(D) / P(S)$$

ثبات: طبق قضیه Bayes

$$\begin{aligned} P(D' | S) &= \frac{P(S | D') P(D')}{P(S)} \leq \frac{P(S | D') P(D)}{P(S)} \\ &\leq \frac{P(D)}{P(S)} \end{aligned}$$

نامساوی اول، طبق فرض قضیه و نامساوی دوم، بر اساس این واقعیت که هر احتمالی کوچکتر یا مساوی ۱ است، بدست آمده‌اند.

برای یک گره معین، فرض می‌کنیم که D مجموعه بیماری‌های باشد که بالای این گره قرار دارد و برای برخی از آیندگان (اخلاف) گره، فرض کنید که D' مجموعه‌ای از بیماری‌های باشد که تا آن خلف به شمار می‌آیند. در اینصورت $D \leq D'$ است. روشن است که وقتی $D \leq D'$ است، $P(D') \leq P(D)$ است. و از آنجاییکه طبق قضیه ۱-۶، $P(D' | S) \leq P(D) / P(S) \leq P(D') / P(S)$ است، لذا $P(D' | S) \leq P(D | S)$ است. مثال زیر نشان می‌دهد که چگونه این حد برای هرس کردن شاخه‌ها پکار می‌رود.

مثال ۶-۴ فرض کنید چهار بیماری ممکن d_1, d_2, d_3 و d_4 و یک مجموعه علامت S وجود دارد. ورودی این مثال، یک شبکه فرضی شامل ارتباطات احتمالی میان بیماریها و علامت می باشد. احتمالات مورد استفاده در این مثال با استفاده از روشی که در اوایل بحث گفته شد، از این شبکه فرضی محاسبه خواهد شد. ما احتمالات دلخواهی را متناسب می کنیم تا بتوانیم الگوریتم جستجوی اول-بهترین را نشان دهیم. هنگام استفاده از نتایج یک الگوریتم (در این مورد، الگوریتمی که عمل استنتاج از شبکه فرضی را انجام می دهد) در الگوریتمی دیگر (در این مورد، الگوریتم جستجوی اول-بهترین)، تشخیص این موضوع که الگوریتم اول نتایج را در کجا قرار می دهد تا الگوریتم دوم از آنها استفاده کند، مهم است.

شکل ۷-۶، یک درخت فضای حالت هرس شده که به وسیله جستجوی اول-بهترین تولید شده است را نشان می دهد. احتمالات داده شده، مقادیری دلخواه در درخت هستند. در هر گره، احتمالات شرطی در بالا و حد آن در پائین قرار دارد. گره سایه دار، گره ای است که بهترین جواب در آن پیدا شده است. همانند بخش ۱-۶، گره ها بر اساس عمق و موقعیتشان از چپ به راست شماره گذاری شده اند. مراحل تشکیل درخت به صورت زیر است. متغیر $best$ ، بهترین جواب کنونی است و $P(best \mid S)$ احتمال شرطی آن است. هدف ما، تعیین یک مقدار $best$ است که این احتمال شرطی را به حداقل برساند. همچنین به دلخواه فرض کردیم که $P(s) = 1 / 10$.

۱- گره (۰،۰) را ملاقات کنید. (رشمه)

(a) احتمال شرطی آن را محاسبه نمایند. (۰ میان مجموعه تهی است؛ یعنی هیچ بیماری وجود ندارد)

$$P(\emptyset \mid S) = 1 / 10$$

{ما مقادیر دلخواهی را متناسب کنیم}.

(b) مقداردهی های زیر را انجام دهید.

$$P(best \mid S) = P(\emptyset \mid S) = 1 / 10, \quad best = \emptyset$$

(c) احتمال و حد قبلی آن را محاسبه کنید.

$$P(\emptyset) = 9 / 10$$

$$bound = \frac{P(\emptyset)}{P(S)} = \frac{9 / 10}{1 / 10} = 9.$$

۲- گره (۱،۱) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن را محاسبه نمایند. $P(d_1 \mid S) = 1 / 4$

(b) چون $P(best \mid S) < P(d_1 \mid S)$ است، لذا مقداردهی های زیر را انجام دهید.

$$best = \{d_1\}, \quad P(best \mid S) = 1 / 4$$

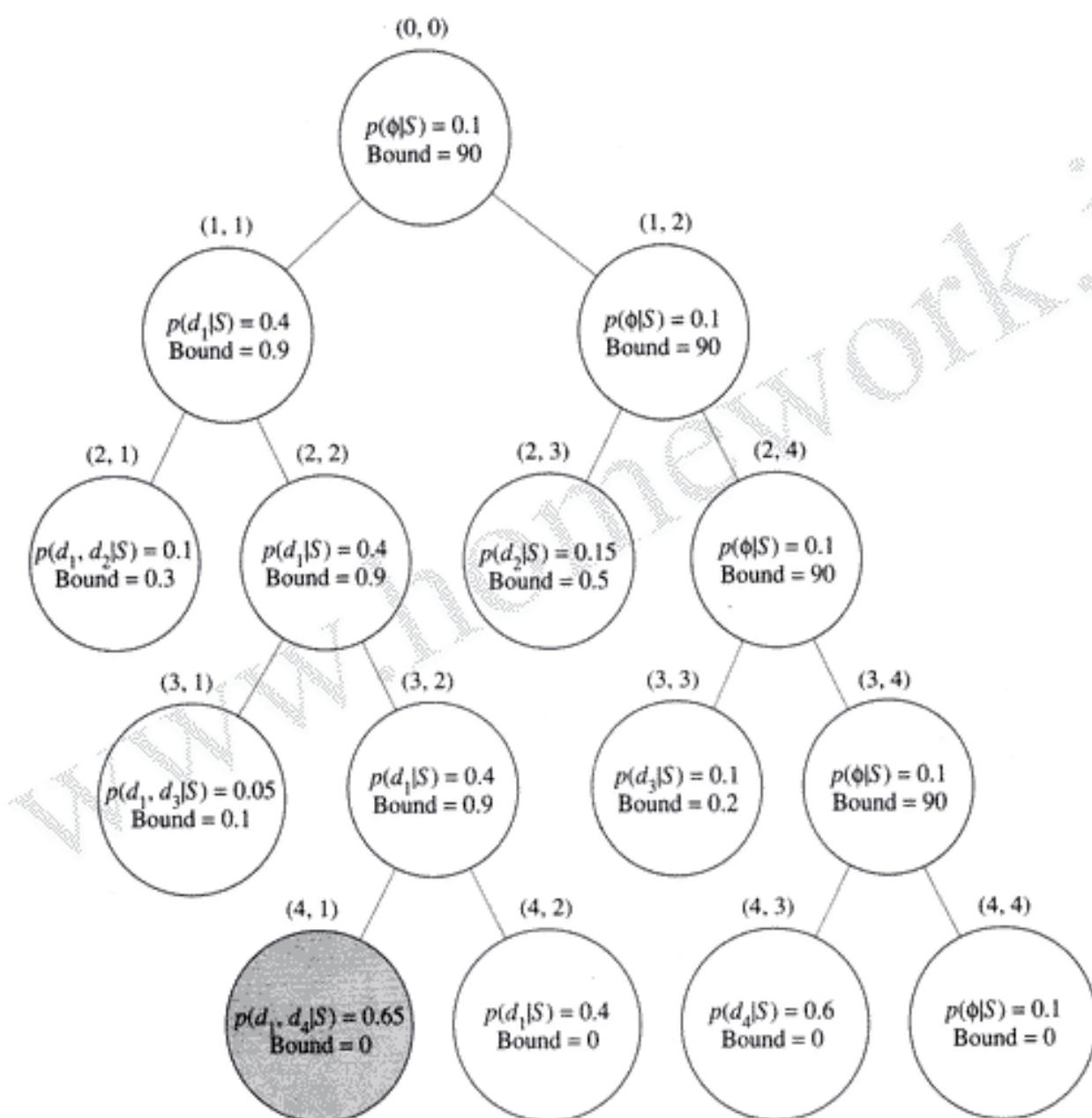
(c) احتمال و حد قبلی آن را محاسبه کنید.

$$P(d_1) = 9 / 10$$

$$bound = \frac{P(d_1)}{P(s)} = \frac{9 / 10}{1 / 10} = 9$$

۲۴۱ انتخاب ریاضی یا مسئله تئوری بیماری

شکل ۷-۶ درخت فضای حالت هرس شده که به وسیله جستجوی اول-بهترین با هرس شاخه و حد برای مثال ۷-۴ تولید شده است. در هر گره احتمال شرطی بیماریهایی که تا آن گره به حساب آمده‌اند، در بالا و حد احتمال شرطی که می‌توانست از بسط آن گره بدست آید در پائین قرار دارد. گره سایه‌دار، گره‌ای است که یک مجموعه بهینه در آن پیشا شده است.



۳- گره (۱، ۲) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن همان احتمال شرطی پدرش (یعنی ۰/۱) است.

(b) احتمال و حد قبلی آن مشابه احتمال و حد پدرش (یعنی ۹/۰ و ۹۰) است.

۴- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) آن گره، گره (۱، ۲) است. فرزندانش را بعداً ملاقات خواهیم کرد.

۵- گره (۲، ۳) را ملاقات کنید.

$P(d_2 | S) = ۰/۱۵$ (a) احتمال شرطی آن را محاسبه نماید.

(b) حد و احتمال قبلی آن را محاسبه نماید.

$$p(d_2) = ۰/۰۰۵$$

$$\text{bound} = \frac{p(d_2)}{P(s)} = \frac{۰/۰۰۵}{۰/۰۱} = ۰/۵$$

۶- گره (۲، ۴) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن مشابه احتمال شرطی پدرش (یعنی ۱/۰) است.

(b) احتمال و حد قبلی آن مشابه احتمال و حد پدرش (یعنی ۹/۰ و ۹۰) است.

۷- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) آن گره، گره (۲، ۴) است. فرزندانش را بعداً ملاقات می کنیم.

۸- گره (۳، ۳) را ملاقات کنید.

$P(d_3 | S) = ۰/۱$ (a) احتمال شرطی آن را محاسبه نماید.

(b) احتمال و حد قبلی آن را محاسبه نماید.

$$P(d_3) = ۰/۰۰۲$$

$$\text{bound} = \frac{p(d_3)}{P(s)} = \frac{۰/۰۰۲}{۰/۰۱} = ۰/۲$$

(c) آن را به عنوان یک گره غیر و عده گاه مشخص کنید زیرا حد آن ۰/۲ کوچکتر یا مساوی ۰/۴.

(مقدار $P(\text{best} | S)$) است.

۹- گره (۳، ۴) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن شبیه پدرش است یعنی ۱/۰

(b) احتمال و حد قبلی آن مشابه احتمال و حد پدرش (یعنی ۹/۰ و ۹۰) است.

۱۰- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) آن گره، گره (۳، ۴) است. فرزندانش را بعداً ملاقات خواهیم کرد.

۱۱- گره (۳، ۴) را ملاقات کنید.

$P(d_4 | S) = ۰/۶$ (a) احتمال شرطی آن را محاسبه نماید.

۲۴۳ انتتاج رایشی یا مسئله تشریفی بهاری

(چون $P(best \mid S) > 0/6$) است، لذا مقادرهای زیر را انجام دهید:

$$best = \{d_4\}, \quad P(best \mid S) = 0/6$$

(c) حد آن را مساوی صفر قرار دهید زیرا آن یک برگ در درخت فضای حالت است.

(d) در این نقطه، گره (۲، ۳) غیروعده گاه می شود زیرا حد آن (۰/۵) کوچکتر یا مساوی ۰/۶ است.

(مقدار جدید $P(best \mid S)$) است.

۱۲- گره (۴، ۴) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن، همانند پدرش (یعنی ۰/۰) است.

(b) حد آن را مساوی صفر قرار دهید زیرا آن یک برگ در درخت فضای حالت است.

۱۳- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) آن گره، گره (۱، ۱) است. فرزندانش را بعداً ملاقات خواهیم کرد.

۱۴- گره (۲، ۱) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن را محاسبه نمایید.

$$P(d_1, d_2 \mid S) = 0/1$$

(b) احتمال و حد قبلی آن را محاسبه نمایید.

$$p(d_1, d_2) = 0/003$$

$$bound = \frac{p(d_1, d_2)}{P(S)} = \frac{0/003}{0/1} = 0/03$$

(c) آن را به عنوان یک گره غیروعده گاه مشخص کنید زیرا حد آن (۰/۳) کوچکتر یا مساوی ۰/۶ است.

(مقدار $P(best \mid S)$) است.

۱۵- گره (۲، ۲) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن همانند پدرش (یعنی ۰/۴) است.

(b) احتمال و حد قبلی آن همانند پدرش (یعنی ۰/۰۰۹ و ۰/۰۹) می باشد.

۱۶- گره و عده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) تنها گره و عده گاه توسعه نیافته، گره (۲، ۲) می باشد. فرزندانش را بعداً ملاقات خواهیم کرد.

۱۷- گره (۳، ۱) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن را محاسبه نمایید.

$$p(d_1, d_2 \mid S) = 0/05$$

(b) احتمال و حد قبلی آن را محاسبه نمایید.

$$p(d_1, d_2) = 0/001$$

$$bound = \frac{p(d_1, d_2)}{P(S)} = \frac{0/001}{0/1} = 0/01$$

شانه وند ۲۴۴

(c) آن را به عنوان یک گره غیر وعده گاه مشخص کنید زیرا حد آن (۱۰/۰) کوچکتر با مساوی ۶/۰ است.

(مقدار $P(best \mid S)$) است.

۱۸- گره (۳، ۲) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن همانند پدرش (یعنی ۴/۰) است.

(b) احتمال و حد قبلی آن همانند پدرش (یعنی ۰/۰۹ و ۰/۰۹) است.

۱۹- گره وعده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) تنها گره وعده گاه توسعه نیافته، گره (۳، ۲) است. فرزندانش را بعداً ملاقات خواهیم کرد.

۲۰- گره (۴، ۱) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن را محاسبه نماید.

$$P(d_1, d_4 \mid S) = ۰/۶۵$$

(b) چون $P(best \mid S) < ۰/۶۵$ است، بنابراین مقداردهی‌های زیر را انجام دهید:

$$best = \{d_1, d_4\} \quad , \quad P(best \mid S) = ۰/۶۵$$

(c) حد آن را برابر صفر قرار دهید زیرا آن یک برگ در درخت فضای حالت است.

۲۱- گره (۴، ۲) را ملاقات کنید.

(a) احتمال شرطی آن همانند پدرش (یعنی ۴/۰) است.

(b) حد آن را برابر صفر قرار دهید زیرا آن یک برگ در درخت فضای حالت است.

۲۲- گره وعده گاه توسعه نیافته با بزرگترین حد را تعیین کنید.

(a) دیگر گره وعده گاه توسعه نیافته‌ای وجود ندارد. عملیات خاتمه پافته است.

بایدین ترتیب، تعیین نموده ایم که مساحتی ترین مجموعه بیماریها $\{d_1, d_4\}$ است که $P\{d_1, d_4 \mid S\} = ۰/۶۵$ می‌باشد.

یک استراتژی معقول در این مسئله این است که بیماریها را بر اساس احتمالات شرطی‌شان به صورت غیر صعودی مرتب کنیم. البته هیچ تضمینی وجود ندارد که این استراتژی، زمان جستجو را به می‌نیم برساند. ما این کار را در مثال ۶-۴ انجام ندادیم و در نتیجه ۱۵ گره را بررسی نمودیم. در تمرینات از شما می‌خواهیم نشان دهید که اگر بیماریها به ترتیب فوق مرتب شده بودند، آنگاه ۲۳ گره مورد بررسی قرار می‌گرفت. در ادامه، الگوریتم از تعریف زیر استفاده می‌کند:

```
Struct node
{
    int level;
    set_of_indices D;
    float bound;
};
```

۲۴۵ استنتاج ریاضی یا مسئله تشخیص بیماری

فیلد D شامل اندیس بیماریها تا بالای گره می‌باشد. یکی از ورودیهای این الگوریتم، شبکه فرضی BN است. همانطوریکه گفته شد، یک شبکه فرضی، ارتباطات احتمالی بین بیماریها و علائم را نشان می‌دهد. الگوریتم ارائه شده در آغاز این بخش می‌تواند احتمالات لازم را از چنین شبکه‌ای محاسبه نماید. الگوریتم زیر در سال ۱۹۸۶ توسط کوپر ارائه شده و به الگوریتم کوپر (Cooper) نیز مشهور است.

۶-۴ الگوریتم جستجوی اول-بهترین کوپر

مسئله: محتمل ترین مجموعه از بیماریها را برای یک مجموعه از علائم مشخص کنید.
فرض می‌شود که اگر مجموعه بیماریهای D، زیر مجموعه‌ای از مجموعه بیماریهای D' باشد
آنگاه $P(D') \leq P(D)$ شود.

وروودی: عدد صحیح مثبت n، یک شبکه فرضی BN که نمایانگر ارتباطات احتمالی بین n بیماری و علائم آنها است، و مجموعه علائم S.

خروجی: یک مجموعه به نام best که شامل اندیس‌های بیماریها در محتمل ترین مجموعه (در شرایط S) است و یک متغیر Pbest که احتمال best در S می‌باشد.

```
void cooper (int n,
            belief_network_of_n_diseases BN,
            set_of_symptoms S,
            set_of_indices& best,
            float& pbest)
{
    priority_queue_of_node PQ;
    node u, v;
    v.level = 0;                                // Set v to the root.
    v.D = ∅;                                     // Store empty set at root.
    best = ∅;
    pbest = p(∅|S);
    v.bound = bound(v);
    insert(PQ, v);
    while (!empty(PQ)) {
        remove(PQ, v);                         // Remove node with best bound.
        if (v.bound > pbest) {
            u.level = v.level + 1;              // Set u to a child of v.
            u.D = v.D;                        // Set u to the child that includes the
            put u.level in u.D;                // next disease.
            if (p(u.D|S) > pbest) {
                best = u.D;
                pbest = p(u.D|S);
            }
        }
    }
}
```

```

u.bound = bound(u);
if (u.bound > pbest)
    insert(PQ, u);
u.D = v.D;           // Set u to the child that does not
u.bound = bound(u); // include the next disease.
if (u.bound > pbest)
    insert(PQ, u);
}

}

int bound (node u)
{
    if (u.level == n)           // A leaf is non-promising.
        return 0;
    else
        return p(u.D|p(S));
}

```

(D) معرف احتمال قبلی D، (S) معرف احتمال قبلی S و $P(D|S)$ می‌بین احتمال D در شرایط S است.
این مقادیر با توجه به الگوریتم‌های ارائه شده در آغاز این بخش، از شبکه فرضی محاسبه می‌شوند.

ما الگوریتم را کاملاً بر اساس توضیحاتی که برای نوشنی الگوریتم‌های اول-بهترین ارائه شده است، نوشتیم؛ اما امکان اصلاح آن نیز وجود دارد. در این الگوریتم هیچ لزومی به فراخوانیتابع bound برای فرزند راست یک گره نیست زیرا فرزند راست شامل مجموعه مثابه‌های از بیماری‌های خود آن گره است و این بدین معناست که حد آنها نیز با هم برابر است. بنابراین، تنها در صورتی فرزند راست هرسن می‌شود که pbest را به حد موجود در فرزند چپ تغییر دهیم. می‌توانیم الگوریتم‌مان را به گونه‌ای تغییر دهیم که در صورت وقوع چنین اتفاقی، فرزند راست را هرس نماید و در غیر اینصورت، فرزند راست را بسط دهد. همانند سایر مسائلی که در این فصل بحث شد، مسئله استنتاج ریاضی در زمرة مسائل مورد بحث در فصل ۹ قرار می‌گیرد.

اگر بیش از یک جواب برای مسئله وجود داشته باشد، الگوریتم قبلی تنها یکی از آنها را تولید می‌کند. روشن است که می‌توانیم الگوریتم را طوری تغییر دهیم که کلیه بهترین جوابها را تولید کند. همچنین می‌توانیم با انجام یک تغییر ساده در الگوریتم، m تا از محتمل‌ترین جوابها را تولید نمائیم که m هر عدد صحیح مثبت می‌باشد.

تمرینات

بخش ۶-۱

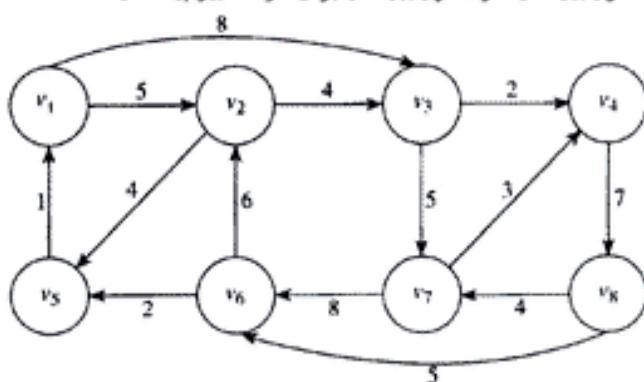
- ۱- با استفاده از الگوریتم ۶-۱ (جستجوی سطحی) با الگوریتم هرس شاخه و حد برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰) ارزش را در نمونه مسئله زیر به حداقل برسانید. مراحل را قدم به قدم نشان دهید.

R/W_i	w_i	P_i	i
S10	2	S20	1
S6	5	S30	2
S5	7	S25	3
S4	3	S12	4
S3	1	S2	5

- ۲- الگوریتم ۶-۶ را بر روی کامپیوتر خود پیاده‌سازی نموده، آن را بر روی نمونه مسئله تمرین ۱ اجرا کنید.
- ۳- الگوریتم ۶-۶ را به گونه‌ای تغییر دهید که یک مجموعه بهینه از کالاها را تولید کند. کارایی این الگوریتم را با الگوریتم ۶-۱ مقایسه کنید.
- ۴- با استفاده از الگوریتم ۶-۲ (جستجوی اول-بهترین) با الگوریتم هرس شاخه و حد برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰) ارزش را برای نمونه مسئله تمرین ۱ به حداقل برسانید. مراحل را قدم به قدم نشان دهید.
- ۵- الگوریتم ۶-۲ را بر روی کامپیوتر خود پیاده‌سازی نموده، آن را بر روی نمونه مسئله تمرین ۱ اجرا کنید.
- ۶- کارایی الگوریتم ۶-۶ را با کارایی الگوریتم ۶-۲ برای نمونه مسئله‌های بزرگ مقایسه کنید.

بخش ۶-۲

- ۷- با استفاده از الگوریتم ۶-۳ (جستجوی اول-بهترین) با الگوریتم هرس شاخه و حد برای مسئله فروشنده دوره‌گرد) یک تور بهینه و طول تور بهینه را برای گراف زیر پیدا کنید.



مراحل را قدم به قدم نشان دهید.

۲۴۸ شانه و دد

- ۸ توابع `length` و `bound` که در الگوریتم ۳-۶ استفاده شده‌اند را بنویسید.
- ۹ الگوریتم ۳-۶ را بر روی کامپیوتر خود پیاده‌سازی نموده، آن را بر روی نمونه مسئله تمرین ۷ اجرا کنید.
- ۱۰ با استفاده از توابع حدی مختلف، نتایج را بررسی کنید.
- ۱۱ کارایی الگوریتم برنامه‌نویسی پویا (به تمرین ۲۷ بخش ۳-۶ مراجعه کنید) برای مسئله فروشنده دوره گرد را با الگوریتم ۳-۶، با استفاده از نمونه مسئله‌های بزرگ، مقایسه کنید.

بخش ۶-۳

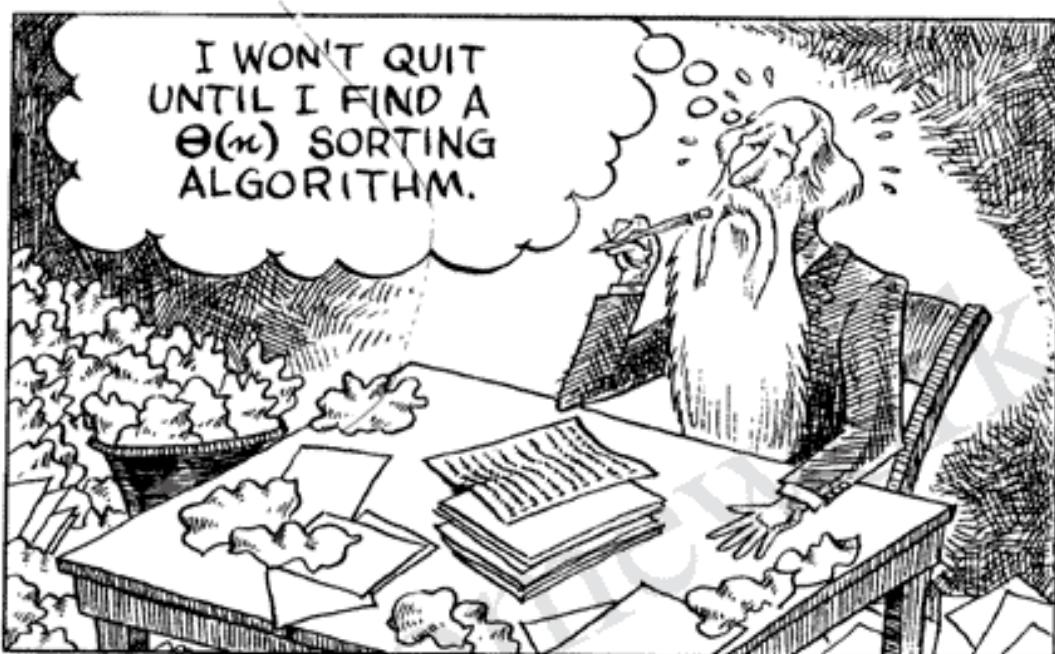
- ۱۱ الگوریتم ۶-۴ (جستجوی اول-بهترین کوپر با الگوریتم هرس شاخه و حد برای استنتاج ریاضی) را اصلاح کنید تا از محتمل‌ترین جوابها را تولید کند. m می‌تواند هر عدد صحیح مثبت باشد.
- ۱۲ نشان دهید که اگر بیماریهای مثال ۶-۴ بر اساس احتمالات شرطی به صورت غیرصعودی مرتب شده بودند، تعداد گره‌های مورد بررسی از ۱۵ گره به ۲۳ گره می‌رسید. فرض کنید که $p(d_1) = 0.008$ و $p(d_2) = 0.007$ می‌باشد.
- ۱۳ الگوریتم ۶-۴ را بر روی کامپیوتر خود پیاده‌سازی کنید. کاربر با استناد یک عدد صحیح m را (همانگونه که در تمرین ۱۱ بیان شد) وارد کند و یا اینکه به راحتی یک P را (همانطور که در تمرین ۱۳ گفته شد) وارد نماید.

تمرینات اضافی

- ۱۴ آیا می‌توان از روش شاخه و حد برای حل مسئله مطرح شده در تمرین ۳۴ فصل ۳ استفاده کرد؟ توضیح دهید.
- ۱۵ یک الگوریتم شاخه و حد برای زمانبندی مهلت‌دار بخش ۳-۲-۴-۶ بنویسید.
- ۱۶ آیا می‌توان از روش شاخه و حد برای حل مسئله مطرح شده در تمرین ۲۶ فصل ۴ استفاده کرد؟ توضیح دهید.
- ۱۷ آیا می‌توان از روش شاخه و حد برای حل مسئله ضرب ماتریس زنجیره‌ای، مطرح شده در بخش ۳-۴ استفاده کرد؟ توضیح دهید.
- ۱۸ سه کاربرد دیگر استراتژی شاخه و حد را نام ببرید.

فصل ۷

مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله مرتب‌سازی



در بخش ۱-۱، یک الگوریتم مرتب‌سازی از نوع زمان مربعی (مرتب‌سازی تبادلی) ارائه نمودیم. اگر متخصصان علم کامپیوتر به این الگوریتم مرتب‌سازی اکتفا نمی‌کردند، امروزه اجرای بسیاری از برنامه‌های کاربردی، بطور قابل ملاحظه‌ای کنترل و بقیه نیز غیرقابل اجرا بودند. به باد دارید که جهت مرتب‌سازی یک میلیون کلید با استفاده از الگوریتم زمان-مربعی، به سالها وقت نیاز داشتیم (به جدول ۱-۴ رجوع کنید). بعدها الگوریتم‌های مرتب‌سازی بسیار کارآتری ارائه شدند که از آن جمله می‌توان به الگوریتم مرتب‌سازی ادغامی (Mergesort) اشاره نمود. کارایی این الگوریتم، همانگونه که در بخش ۲-۲ بررسی شد، در بدترین حالت برابر $\Theta(n \lg n)$ می‌باشد. اگرچه این الگوریتم قادر به مرتب‌سازی یک میلیون عنصر در یک زمان اندک و قابل قبولی نمی‌باشد، ولی جدول ۱-۴ نشان می‌دهد که در کاربردهای off-line از توانایی بالایی برخوردار است. فرض کنید که شخصی می‌خواهد یک میلیون عنصر را در یک سیستم on-line، به طور فوری مرتب نماید. وی ممکن است ساعتها و یا حتی سالهای زیادی را صرف ارائه یک الگوریتم مرتب‌سازی زمان-خطی و یا بهتر از آن نماید. نکته در اینجاست که اگر پس از صرف سالهای طولانی از عمر خوبیش به غیر ممکن بودن ارائه این الگوریتم بی‌ببرد، موضوع برای او بسیار ناراحت کننده

۲۵۰ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله هرتبه‌سازی

خواهد بود. دو روش برای مقابله با این مشکل وجود دارد. روش اول، سعی در ارائه یک الگوریتم کاراتر برای این مسئله است و روش دوم، سعی در اثبات غیرممکن بودن ارائه یک الگوریتم کاراتر برای مسئله می‌باشد. هر گاه چنین موضوعی را ثابت نمودیم از تلاش برای یافتن الگوریتم سریعتر و کاراتر دست بر خواهیم داشت. بعدها ثابت خواهیم کرد که برای بسیاری از الگوریتم‌های مرتب‌سازی، ارائه یک الگوریتم $(n \lg n)^{\theta}$ غیرممکن است.

۷-۱ پیچیدگی محاسباتی

فصلهای گذشته، در ارتباط با ارائه الگوریتم‌هایی برای مسائل و تحلیل آنها بوده است. ما اغلب روش‌های مختلفی را برای حل یک مسئله بکار می‌بریم؛ به این امید که به کارایی بیشتر دست یابیم. هنگامی که ما الگوریتم مشخصی را تحلیل می‌کنیم، در واقع پیچیدگی زمانی (یا حافظه‌ای) و یا ترتیب پیچیدگی آن را مشخص می‌کنیم. در اینجا خود مسئله، تجزیه و تحلیل نمی‌شود. برای مثال، هنگامی که الگوریتم ۱-۴ (ضرب ماتریسی) را تحلیل نمودیم، پیچیدگی زمانی n^3 برای الگوریتم مشخص شد. این بدین معنا نیست که مسئله ضرب ماتریسها، نیاز به یک الگوریتم $(n^3)^{\theta}$ دارد؛ بلکه تابع 3^{n^3} یک خاصیت از آن الگوریتم است و لزوماً یک خاصیت از مسئله ضرب ماتریسها نیست. در بخش ۲-۵ الگوریتم ضرب ماتریس استراسن را با پیچیدگی زمانی $(n^{2/3})^{\theta}$ ارائه دادیم. یک سوال مهم این است که آیا می‌توان الگوریتمی کاراتر برای این مسئله ارائه نمود؟

پیچیدگی محاسباتی که با طراحی و تحلیل الگوریتم‌ها سروکار دارد، بررسی همه الگوریتم‌هایی است که می‌توانند یک مسئله معین را حل نمایند. یک تحلیل پیچیدگی محاسباتی سعی می‌کند حد پائینی را برای کارایی تمام الگوریتم‌های یک مسئله معین، مشخص نماید. در پایان بخش ۲-۵ اشاره کردیم به اینکه ثابت شده است مسئله ضرب ماتریسها به الگوریتمی با پیچیدگی زمانی $(n^3)^{\Omega}$ نیاز دارد. در واقع، تحلیل پیچیدگی محاسباتی مشخص کننده این مطلب بوده است و ما این نتیجه را با این جمله که "حد پائین تو برای مسئله ضرب ماتریس برابر $(n^3)^{\Omega}$ است." بیان می‌کنیم. البته این به معنای اینکه باید یک الگوریتم $(n^3)^{\theta}$ برای ضرب ماتریس ارائه شود نیست، بلکه بدین معناست که فقط ارائه یک الگوریتم بهتر از $(n^3)^{\theta}$ برای ضرب ماتریس امکان‌ذییر است. از آنجاییکه بهترین الگوریتم ما، در $(n^{2/3})^{\theta}$ و حد پائین تر آن $(n^2)^{\Omega}$ است، جستجوی الگوریتم کاراتر با ارزش به نظر می‌رسد. این بررسی می‌تواند در دو جهت ادامه یابد. از طرفی می‌توانیم با استفاده از متداول‌ری طراحی الگوریتم، الگوریتمی کاراتر برای مسئله پیدا کنیم و از طرف دیگر می‌توانیم با استفاده از تحلیل پیچیدگی محاسباتی، حد پائین بزرگتری را بدست آوریم. شاید روزی یک الگوریتم بهتر از $(n^{2/3})^{\theta}$ پیدا کنیم و یا شاید روزی ثابت کنیم که یک حد پائین بزرگتر از $(n^2)^{\Omega}$ وجود دارد. در کل، هدف ما برای یک مسئله معین، تعیین یک حد پائین تر از $((f(n))^{\Omega})^{\theta}$ و ارائه یک الگوریتم $((f(n))^{\theta})^{\theta}$ برای مسئله است. هنگامی که این کار انجام شد، می‌دانیم که بجز اصلاح مقادیر ثابت، هیچگونه اصلاح و بهینه‌سازی روی الگوریتم انجام نخواهد شد.

برخی نویسنده‌گان عبارت "تحلیل پیچیدگی محاسباتی" را شامل تحلیل مسئله و الگوریتم می‌دانند. در این کتاب، هر گاه به تحلیل پیچیدگی محاسباتی اشاره می‌کنیم، منظور همان تحلیل مسئله است. ما تحلیل پیچیدگی محاسباتی را با مطالعه و بررسی مسئله مرتب‌سازی معرفی می‌کنیم. دو دلیل برای انتخاب این مسئله وجود دارد. اول اینکه، تا بحال چندین الگوریتم برای حل این مسئله ارائه شده است و پر واضح است که با مطالعه و مقایسه این الگوریتم‌ها می‌توان به دیدگاه روشی نسبت به انتخاب یک الگوریتم از بین آنها و چگونگی اصلاح و بهبود آن دست یافته و دوم آنکه، مسئله مرتب‌سازی از جمله مسائلی است که در ارائه الگوریتم‌هایی با پیچیدگی زمانی نزدیک به حد پائین آنها، موفق بوده‌ایم. بدینصورت که برای بسیاری از الگوریتم‌های مرتب‌سازی، یک حد پائین تر از $n \lg n$ ^Ω تعیین نموده و الگوریتم‌هایی از درجه $n \lg n$ ^θ ارائه نموده‌ایم. بنابراین، می‌توانیم ادعا کنیم که مسئله مرتب‌سازی را تا آنجایی که به این گره از الگوریتم‌ها مربوط است، حل نموده‌ایم.

این گروه از الگوریتم‌های مرتب‌سازی که برای آنها الگوریتم‌هایی با حد پائین تر یافته‌ایم، شامل الگوریتم‌هایی هستند که عمل مرتب‌سازی را تنها با مقاشه کلیدها انجام می‌دهند. همانطوری که در آغاز فصل ۱ بحث شد، کلمه "کلید" به این علت استفاده می‌شود که رکوردها، اغلب شامل یک شناخت منحصر به فرد، موسم به کلید هستند که هر کدام عضوی از یک مجموعه مرتب می‌باشد. برای رکوردهایی که با یک توالی اختیاری مرتب شده‌اند، عمل مرتب‌سازی، مجددآ آنها را بر اساس مقادیر کلیدها مرتب می‌نماید. در الگوریتم‌های ما، کلیدها در یک آرایه ذخیره می‌شوند و ما به فیلدهای غیرکلیدی مراجعت نخواهیم کرد. به هر حال فرض می‌کنیم که این فیلدها، همراه با کلید مرتب می‌شوند. الگوریتم‌هایی که عمل مرتب‌سازی را تنها با مقاشه کلیدها انجام می‌دهند، می‌توانند دو کلید را با هم مقایسه کنند تا مقدار بزرگتر مشخص شود و نیز می‌توانند کلیدها را کپی نمایند، اما هیچگونه عملیات دیگری روی کلیدها امکان‌پذیر نیست. الگوریتم‌های مرتب‌سازی که تا به حال بر شمردمیم (الگوریتم‌های ۱-۳، ۲-۴ و ۲-۶)، در این گروه قرار می‌گیرند.

در بخش‌های ۷-۲ تا ۷-۸، در مورد الگوریتم‌هایی که تنها با مقایسه کلیدها، عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهند، بحث می‌کنیم. بخش ۷-۲، به طور مشخص الگوریتم‌های مرتب‌سازی درجی (Insertion sort) و مرتب‌سازی انتخابی (Selection Sort) که دو تا از کارانترین الگوریتم‌های زمان-مربعی هستند را بررسی می‌کند. در بخش ۷-۳، نشان می‌دهیم که تا زمانی که خود را به الگوریتم‌های فوق محدود می‌کنیم، نسی توانیم پیچیدگی زمان-مربعی الگوریتم‌های مرتب‌سازی را بهبود ببخشیم. بخش‌های ۷-۴ و ۷-۵، مسروقی بر الگوریتم‌های مرتب‌سازی $n \lg n$ ^θ یعنی Mergesort و Quicksort خواهد داشت. بخش ۷-۶، الگوریتم مرتب‌سازی دیگری از نوع $n \lg n$ ^θ، موسوم به Heapsort را ارائه خواهد داد. در بخش ۷-۷، سه نوع مرتب‌سازی با پیچیدگی $n \lg n$ ^θ را مقایسه می‌کنیم. در بخش ۷-۸، ثابت می‌کنیم که $n \lg n$ ^Ω، پائین‌ترین حد برای الگوریتم‌های مرتب‌سازی است که تنها با مقایسه کلیدها این عمل را انجام می‌دهند. در بخش ۷-۹، الگوریتم مرتب‌سازی پایه‌ای (Radix sort) را معرفی می‌کنیم که با مقایسه کلیدها عمل مرتب‌سازی را انجام نمی‌دهد.

۲۵۲ مقدمه‌ای بر پیپلکت محاسباتی: مسئله مرتب‌سازی

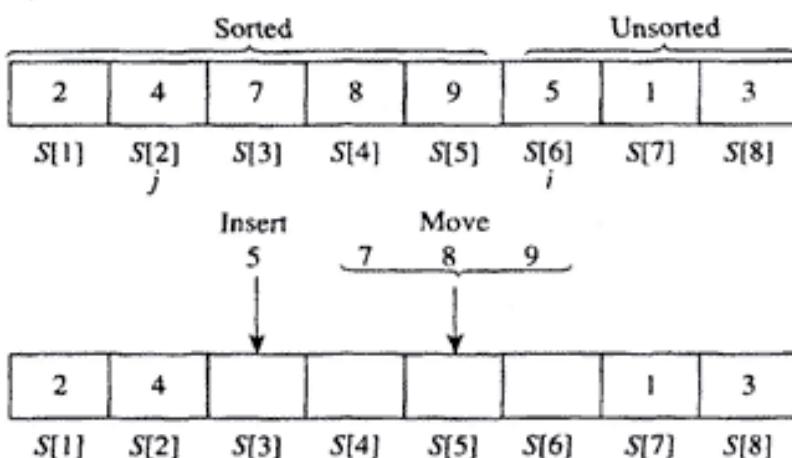
ما الگوریتم‌ها را براساس تعداد مقایسه کلیدها و تعداد انتساب رکوردها تحلیل می‌کنیم. برای مثال، در الگوریتم ۱-۳ (Exchange Sort)، جابجایی $s[i]$ و $s[j]$ می‌تواند به طریق زیر انجام شود:

```
temp = s[i];
s[i] = s[j];
s[j] = temp;
```

این بدين معناست که برای انجام یک جابجایی، سه مرتبه عمل انتساب رکورد صورت گرفته است. ما تعداد انتسابها را بررسی می‌کنیم زیرا وقتی که رکوردها بزرگ باشند، زمانی که جهت انتساب آنها صرف می‌شود قابل توجه است. ما همچنین مقدار فضای اضافی که الگوریتم‌ها، علاوه بر فضای مورد نیاز جهت ذخیره ورودی به آن نیازمندند را تجزیه و تحلیل می‌کنیم. هر گاه این فضای اضافی یک مقدار ثابت باشد (بدینصورت که مقدار آن با بزرگ‌تر شدن n یعنی تعداد کلیدهای ذخیره شده، افزایش نیابد)، الگوریتم را مرتب‌سازی درجا (in-place sort) می‌گوئیم. در نهایت، فرض می‌کنیم که همیشه عمل مرتب‌سازی را به ترتیب غیرنرولی انجام می‌دهیم.

۷-۲ مرتب‌سازی درجی و مرتب‌سازی انتخابی

مرتب‌سازی درجی، یک الگوریتم مرتب‌سازی است که با درج رکوردها در یک آرایه مرتب شده، عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهد. یک نمونه ساده از مرتب‌سازی درجی به صورت زیر عمل می‌کند. فرض کنید که کلیدها در ۱-آندیس ابتدای آرایه مرتب شده‌اند و X مقدار کلید در آندیس آم باشد. X را با کلید آندیس ۱-آم، یا کلید آندیس ۲-آم و بهمین ترتیب مقایسه می‌کنیم تا زمانیکه یک کلید کوچکتر از X پیدا شود. فرض کنید زاندیسی باشد که کلید کوچکتر در آن قرار دارد. کلیدهای موجود در آندیسهای $j+1$ تا ۱-آ را به



شکل ۷-۱ یک مثال از مرتب‌سازی درجی، وقتی که $6 - ۱$ و $2 - ۱$ زیاشد. شکل بالا، آرایه را قبل از مرحله درج و شکل پائین، آرایه را بعد از مرحله درج نشان می‌دهد.

۲۵۳ مرتبسازی درجی و مرتبسازی انتسابی

اندیشهای $i+j$ تا i منتقل نموده و X را در اندیس $i+1$ درج می کنیم. این روال را برای $i=2$ تا $i=n$ تکرار می کنیم. شکل ۷-۱، این مرتبسازی را نشان می دهد. الگوریتم مرتبسازی درجی را در زیر آورده ایم.

الگوریتم ۷-۱ مرتبسازی درجی

مسئله: n کلید را به صورت غیرنژولی مرتب کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n آرایه ای از کلیدها S با شاخصهایی از ۱ تا n .

خروجی: آرایه S شامل کلیدهایی که به صورت غیرنژولی مرتب شده اند.

```
void insertionsort(int n, keytype S[])
{
    index i,j;
    keytype x;
    for(i = 2 ;i <= n; i++)
        x = s[i];
        j = i - 1;
        while( j > 0 && s[j] > x)
            s[j+1] = s[j];
            j--;
        }
        s[j+1] = x;
    }
}
```

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت تعداد مقایسه کلیدها در الگوریتم ۷-۱ (مرتبسازی درجی)

عمل مبنایی: مقایسه $s[i]$ با x

اندازه ورودی: n تعداد کلیدهایی که باید مرتب شوند.

برای یک n معین، مقایسه $s[j]$ با x زمانی انجام می شود که از حلقه while خارج شده باشیم زیرا مقدار j برابر صفر می شود. با فرض عدم برقراری شرط اول در یک عبارت $\text{if } \dots \text{ then } \dots \text{ else } \dots$ ، شرط دوم مورد ارزیابی قرار نمی گیرد. لذا مقایسه $s[i]$ با x ، هنگامی که $=$ است، انجام نمی شود. در نتیجه، در حدود $1-n$ - مقایسه برای هر n معین خواهیم داشت. از آنجاییکه n به مقادیر ۲ تا n محدود می شود، لذا مجموع تعداد مقایسه های انجام شده تقریباً برابر است با

$$\sum_{i=2}^n (i-1) = \frac{n(n-1)}{2}$$

به عنوان تمرین نشان دهید که اگر کلیدها به صورت غیرصعودی در یک آرایه قرار داشته باشند، دقیقاً این تعداد مقایسه انجام می پذیرد. بنابراین،

$$w(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

۲۵۴ مقدمه‌ای بر پژوهی مهندسی: مسئله مرتبه‌اري

تحلیل پیجیدگی زمانی حالت میانی تعداد مقایسه کلیدها در الگوریتم ۱-۷ (مرتب‌سازی درجی)

برای یک n معین، آندهس وجود دارد که X می‌تواند در آنها جایگزین شود. بدین ترتیب که X می‌تواند در آندهس ۱-آام، یا در آندهس ۲-آام و غیره قرار گیرد. از آنجاییکه هیچگونه اطلاعی از مقدار X نداشته‌ایم و همچنین دلیلی برای اولویت دادن به یک آندهس یا آندهس‌های خاص جهت جایگزینی X نداریم، لذا احتمال یکسانی را به هر یک از آندهس‌های آرایه نسبت می‌دهیم. این بدین معناست که هر آندهس، احتمالی برابر $\frac{1}{n}$ خواهد داشت. لیست زیر، تعداد مقایسات انجام شده برای درج X در هر آندهس را نشان می‌دهد:

آندهس	تعداد مقایسه‌ها
۱	۱
۲	۲
\vdots	\vdots
۲	۱-۱
۱	۱-۱

دلیل این که تعداد مقایسه‌ها، برای حالتی که X در اولین آندهس آرایه درج می‌شود، برابر $1-1$ است و نه 2 است که اولین شرط در عبارت کنترلی حلقه while، هنگامی که $=0$ است، نادرست بوده و در اینصورت، شرط دوم ارزیابی نمی‌شود. برای یک n معین، میانگین تعداد مقایسه‌های مورد نیاز برای درج X برابر است با

$$\begin{aligned} \frac{1}{i} + 2\left(\frac{1}{i}\right) + \dots + (i-1)\left(\frac{1}{i}\right) + (i-1)\left(\frac{1}{i}\right) &= \frac{1}{i} \sum_{k=1}^{i-1} + \frac{i-1}{i} \\ &= \frac{(i-1)(i)}{2i} + \frac{i-1}{i} \\ &= \frac{i+1}{2} - \frac{1}{i} \end{aligned}$$

بنابراین میانگین تعداد مقایسه‌های لازم برای مرتب‌سازی آرایه برابر است با

$$\sum_{i=2}^n \left(\frac{i+1}{2} - \frac{1}{i} \right) = \sum_{i=2}^n \frac{i+1}{2} - \sum_{i=2}^n \frac{1}{i} \approx \frac{(n+4)(n-1)}{4} - \ln n.$$

معادله اخیر با استفاده از نتایج مثالهای A-۱ و A-۹ در ضمیمه A و انجام برخی محاسبات جبری بدست آمده است. ما نشان داده‌ایم که

$$A(n) \approx \frac{(n+4)(n-1)}{4} - \ln n \approx \frac{n^2}{4}$$

در ادامه، مورد استفاده فضای اضافی را بررسی می‌کنیم.

۲۵۵ هرتبهای درجی و مرتبهای انتسابی

تحلیل کاربرد فضای اضافی الگوریتم ۱-۷ (مرتب‌سازی درجی)

تنها فضای مورد استفاده که با n افزایش می‌یابد، اندازه آرایه ورودی S است. بنابراین الگوریتم، یک مرتب‌سازی درجا است و فضای اضافی در (1) 0 می‌باشد.

در تمرینات از شما می‌خواهیم که نشان دهید پیچیدگی‌های زمانی بدترین حالت و حالت میانی برای تعداد انتسابهای انجام شده توسط مرتب‌سازی درجی برابر است با

$$W(n) = \frac{(n+4)(n-1)}{2} \approx \frac{n^2}{2}, \quad A(n) = \frac{n(n+7)}{4} - 1 \approx \frac{n^2}{4}$$

در ادامه، ما مرتب‌سازی درجی را با دیگر الگوریتم زمان-مربعی معرفی شده در این کتاب، موسوم به مرتب‌سازی تبادلی (الگوریتم ۱-۳) مقایسه می‌کنیم. به خاطر آورید که پیچیدگی زمانی حالت معمول تعداد مقایسه کلیدها در مرتب‌سازی تبادلی برابر است با

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

در تمرینات از شما می‌خواهیم که نشان دهید پیچیدگی‌های زمانی بدترین حالت حالت میانی برای تعداد انتسابهای انجام شده توسط مرتب‌سازی تبادلی برابر است با

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

در تمرینات از شما می‌خواهیم که نشان دهید پیچیدگی‌های زمانی بدترین حالت و حالت میانی برای تعداد انتسابهای انجام شده توسط مرتب‌سازی تبادلی برابر است با:

$$W(n) = \frac{3n(n-1)}{2}, \quad A(n) = \frac{3n(n-1)}{4}$$

پر واضح است که مرتب‌سازی تبادلی، یک مرتب‌سازی درجا است.

جدول ۱-۷، نتایج مربوط به مرتب‌سازی تبادلی و مرتب‌سازی درجی را به طور خلاصه نشان می‌دهد.

در اینجا مشاهده می‌کنیم که مرتب‌سازی درجی، از لحاظ مقایسه کلیدها همواره به خوبی مرتب‌سازی تبادلی و در حالت میانی بهتر از آن می‌باشد. از لحاظ انتساب رکوردها، مرتب‌سازی درجی هم در حالت میانی و هم در بدترین حالت، بهتر عمل می‌کند. بدلیل اینکه هر دو الگوریتم از نوع مرتب‌سازی درجا هستند، لذا مرتب‌سازی درجی بهتر از مرتب‌سازی تبادلی است. توجه کنید که الگوریتم دیگری موسوم به مرتب‌سازی انتخابی نیز در جدول آمده است. این الگوریتم، یک مرتب‌سازی تبادلی اصلاح شده است که یکی از نواقص آن رفع شده است. حال به معرفی این الگوریتم می‌پردازیم:

۲۵۶ مقدمه‌ای بر پژوهشی مهندسی: مسئله مرتب‌سازی

جدول ۱-۱ خلاصه از تحلیل مرتب‌سازی‌های تبادلی، درجی و انتخابی *			
Algorithm	Comparisons of Keys	Assignments of Records	Extra Space Usage
Exchange Sort	$T(n) = \frac{n^2}{2}$	$W(n) = \frac{3n^2}{2}$ $A(n) = \frac{3n^2}{4}$	In-place
Insertion Sort	$W(n) = \frac{n^2}{2}$ $A(n) = \frac{n^2}{4}$	$W(n) = \frac{n^2}{2}$ $A(n) = \frac{n^2}{4}$	In-place
Selection Sort	$T(n) = \frac{n^2}{2}$	$T(n) = 3n$	In-place

*Entries are approximate.

الگوریتم ۷-۲ مرتب‌سازی انتخابی (Selection Sort)

مسئله: n کلید را به صورت غیرنرولی مرتب کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n . آرایه‌ای از کلیدها S با شاخصهای از ۱ تا n .

خروجی: آرایه S شامل کلیدهایی که به صورت غیرنرولی مرتب شده‌اند.

```
void selectionsort (int n, keytype S[])
{
    index i, j, smallest;
    for (i = 1; i <= n-1; i++){
        smallest=i;
        for (j = i+1; j <= n; j++)
            if (S[j] < S[smallest])
                smallest = j;
        exchange S[i] and S[smallest];
    }
}
```

همانطوریکه در جدول ۱-۱ مشاهده می‌شود این الگوریتم از نظر مقایسه کلیدها دارای پیچیدگی زمانی مشابه مرتب‌سازی تبادلی است، اگر چه از نظر تعداد انتساب رکوردها، به طور قابل ملاحظه‌ای با هم متفاوتند. به جای جابجایی $S[i]$ و $S[j]$ در هر موقعیتی که $S[j]$ کوچکتر از $S[i]$ است، نظیر آنچه در مرتب‌سازی تبادلی (الگوریتم ۱-۳) انجام می‌شود، مرتب‌سازی انتخابی به سادگی مسیر شاخص کوچکترین کلید جاری از کلید α تا ω را در خود نگه می‌دارد، آنگاه پس از تعیین رکورد موردنظر، آن را با رکورد اندیس α جابجا می‌کند. در این روش، کوچکترین کلید پس از اولین گذرا از حلقه i for در اویین

هر ترتیب‌سازی درجی و هر ترتیب‌سازی انتخابی ۲۵۷

اندیس، دومین کلید کوچکتر پس از دومین گذر از حلقه i در دومین اندیس و به همین ترتیب قرار می‌گیرند. نتیجه آن مشابه مرتب‌سازی تبادلی خواهد بود. به هر حال، با انجام تنها یک جابجایی در انتهای حلقه i -for، دقیقاً تعداد $0-1$ جایه جایی انجام خواهد شد. از آنجاییکه برای هر جابجایی لازم است که سه انتساب صورت بگیرد، لذا پیچیدگی زمانی حالت معمول تعداد انتساب‌های انجام شده توسط مرتب‌سازی انتخابی برابراست با

$$T(n) = 3(n - 1)$$

به خاطر دارید که حالت میانی تعداد انتساب‌های لازم برای مرتب‌سازی تبادلی در حدود $\frac{3n^2}{4}$ می‌باشد. بنابراین، ما در حالت میانی، الگوریتم زمان-مربعی را با یک الگوریتم زمان-خطی جایگزین نموده‌ایم. گاهی اوقات مرتب‌سازی تبادلی بهتر از مرتب‌سازی انتخابی عمل می‌کند. برای مثال، اگر رکوردها از قبل مرتب شده باشند، در مرتب‌سازی تبادلی هیچ انتسابی صورت نمی‌گیرد.

چگونه مرتب‌سازی انتخابی را با مرتب‌سازی درجی مقایسه کنیم؟ با رجوع مجدد به جدول ۱-۷ مشاهده می‌کنیم که مرتب‌سازی درجی، از لحاظ مقایسه کلیدها همواره به خوبی مرتب‌سازی انتخابی و در حالت میانی، بهتر از آن عمل می‌کند. اگرچه از نظر تعداد انتساب رکوردها، پیچیدگی زمانی مرتب‌سازی انتخابی به صورت خطی و پیچیدگی زمانی مرتب‌سازی درجی به صورت مربعی است. به خاطر دارید که برای مقادیر بزرگ n زمان-خطی بسیار سریعتر از زمان-مربعی عمل می‌کند. لذا اگر n مقداری بزرگ و رکوردها نیز به اندازه کافی بزرگ باشند (بطوری که انتساب یک رکورد با ارزش تلقی شود)، مرتب‌سازی انتخابی بایستی بهتر عمل نماید.

هر الگوریتم مرتب‌سازی که رکوردها را به ترتیب، انتخاب و آنها را در موقعیتهای مناسبی قرار دهد، مرتب‌سازی انتخابی (Selection Sort) نامیده می‌شود. این بدین معناست که مرتب‌سازی تبادلی نیز یک الگوریتم مرتب‌سازی انتخابی است. در بخش ۶-۷، الگوریتم مرتب‌سازی دیگری، موسوم به مرتب‌سازی هرمی (heapsort)، را ارائه می‌دهیم. به هر حال، ما الگوریتم ۲-۷ را به عنوان یک الگوریتم مرتب‌سازی انتخابی می‌شناسیم. هدف از مقایسه مرتب‌سازی تبادلی، درجی و انتخابی، ارائه یک مقایسه تا حد امکان ساده از الگوریتم‌های مرتب‌سازی بوده است. در عمل، هیچکدام از این الگوریتم‌ها برای نمونه‌های بسیار بزرگ، عملی نخواهند بود زیرا همه آنها در بدترین حالت به صورت زمان-مربعی عمل می‌کنند. در ادامه، نشان می‌دهیم که اگر خود را به این الگوریتم‌ها و نمونه‌های مشابه محدود سازیم، امکان اصلاح و بهینه سازی الگوریتم‌های زمان-مربعی را از دست خواهیم داد.

۷-۳ حد پائین برای الگوریتم‌هایی که حداقل یک وارونگی را بعد از هر مقایسه حذف می‌کنند

مرتب‌سازی درجی بعد از هر مقایسه یا کاری انجام نمی‌دهد و یا کلید اندیس i را به اندیس j انتقال می‌دهد. با انتقال کلید اندیس i به یک مکان بالاتر، به این حقیقت می‌رسیم که \times بایستی قبل از آن کلید واقع شود. این تمام کاری است که ما انجام داده‌ایم. ما نشان می‌دهیم که تمام الگوریتم‌هایی که تنها با مقایسه کلیدها عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهند و به یک میزان محدودی پس از هر مقایسه عمل مرتب‌سازی مجدد را اجرا می‌کنند، حداقل به صورت زمان-مربعی می‌باشند. تمام این نتایج، با این فرض که کلیدها از هم مجزا (غیرمشابه) می‌باشند، بدست آمده است.

به طور کلی، ما با مرتب‌سازی n کلید مجزا که از هر مجموعه مرتب شده‌ای می‌آیند، سروکار داریم. بدون درنظر گرفتن این مطلب، می‌توانیم فرض کنیم که اعداد صحیح $1, 2, \dots, n$ کلیدهایی هستند که بایستی مرتب شوند. زیرا می‌توانیم 1 را به عنوان کوچکترین کلید، 2 را به عنوان دومین کلید کوچکتر و الی آخر جایگزین نمائیم. برای مثال، فرض کنید ورودی ما به صورت القابیان [Ralph, Clyde, Dave] باشد، آنگاه می‌توانیم Clyde را با 1 و Ralph را با 2 و Dave را با 3 جایگزین نمائیم تا به ورودی معادل $[3, 1, 2]$ دست یابیم. هر الگوریتمی که سه عدد صحیح را تنها با مقایسه کلیدها مرتب می‌کند، سه نام را نیز با همان تعداد مقایسات مرتب خواهد کرد.

یک جایگشت (Permutation) از n عدد صحیح مثبت ابتدایی می‌تواند به عنوان ترتیبی از این اعداد تعبیر شود. از آنجاییکه $n!$ جایگشت، برای n عدد صحیح مثبت ابتدایی وجود دارد (به بخش A-7 رجوع شود)، لذا به تعداد $n!$ ترتیبی‌ای متواتر برای این اعداد می‌توان پیدا نمود. برای مثال، شش جایگشت زیر تمامی ترتیب‌های ممکن سه عدد صحیح مثبت ابتدایی را نشان می‌کنند:

$$[3, 2, 1] \quad [2, 1, 3] \quad [1, 3, 2] \quad [1, 2, 3] \quad [2, 3, 1] \quad [3, 1, 2]$$

این بدین معناست که برای n کلید مجزا، $n!$ ورودی مختلف برای الگوریتم مرتب‌سازی وجود دارد. این شش جایگشت، ورودی‌های مختلف اندازه ۳ می‌باشند.

یک جایگشت را به صورت $[k_1, k_2, \dots, k_n]$ نشان می‌دهیم که در آن k_i عدد صحیح موقعیت i می‌باشد. به عنوان مثال، برای جایگشت $[3, 1, 2]$ داریم:

$$k_1 = 3, k_2 = 1, \quad k_3 = 2$$

یک وارونگی در جایگشت عبارتست از یک زوج (k_i, k_j) بطوری که $j < i$ و $k_i > k_j$ باشد. برای مثال، جایگشت $[3, 2, 4, 6, 5]$ شامل وارونگی‌های $(3, 2)$, $(3, 1)$, $(2, 1)$, $(4, 1)$ و $(4, 5)$ می‌باشد. به عبارت بهتر، یک جایگشت شامل هیچ وارونگی نیست اگر و تنها اگر به صورت $[1, 2, \dots, n]$ مرتب شده باشد. بدین معنا که وظیفه مرتب‌سازی n کلید مجزا، حذف همه وارونگی‌ها در یک جایگشت می‌باشد. در اینجا به تشریح نتیجه اصلی این بخش می‌پردازیم.

دد پالین برای الگوریتم هایی که حداقل یک وارونگی را بعد از هر مقایسه حذف می کنند ۲۵۹

قضیه ۷-۱ هر الگوریتم که n کلید مجزا را تنها با مقایسه کلیدها مرتب می کند و حداقل یک وارونگی را بعد از هر مقایسه حذف می کند، بایستی در بدترین حالت، حداقل $\frac{1}{2}n(n-1)$ کلید و در حالت میانی، حداقل $\frac{n(n-1)}{4}$ کلید را با هم مقایسه کند.

اثبات: برای اثبات وضعیت بدترین حالت کافی است نشان دهیم که یک جایگشت با تعداد $\frac{1}{2}n(n-1)$ وارونگی وجود دارد، زیرا هنگامی که جایگشت به عنوان ورودی است، الگوریتم بایستی آن تعداد وارونگی را حذف نموده و در اینصورت، حداقل آن تعداد مقایسه را انجام دهد. نشان دادن این مطلب که $[1, 2, \dots, n, n-1]$ یک جایگشت است، به عنوان یک تمرین خواهد بود.

برای اثبات وضعیت حالت میانی، ما جایگشت $[k_1, k_2, \dots, k_n]$ را با جایگشت $[k_{n-1}, k_n, k_1, \dots, k_{n-2}]$ جفت می کنیم. این جایگشت، ترانهاده (transpose) جایگشت اصلی نامیده می شود. برای مثال، ترانهاده $[1, 2, 4, 3, 5]$ عبارتست از $[5, 1, 4, 2, 3]$. اگر $n > 5$ باشد، آنگاه هر جایگشت دارای یک ترانهاده است که از خود جایگشت مجزا می باشد. فرض کنید s و t دو عدد صحیح بین ۱ و n باشند بطوری که $s > t$. در یک جایگشت معین، زوج (s, t) یا یک وارونگی در جایگشت است و یا یک وارونگی در ترانهاده آن و البته در هر دوی آنها نیست. نشان دادن این نکته که به تعداد $\frac{1}{2}n(n-1)$ از چنین زوجهایی از اعداد صحیح بین ۱ تا n وجود دارد، به عنوان یک تمرین خواهد بود. این بدین معناست که در یک جایگشت و ترانهاده اش دقیقاً $\frac{n(n-1)}{2}$ وارونگی وجود دارد. بنابراین، میانگین تعداد وارونگی ها در یک جایگشت و ترانهاده آن برابر است با

$$\frac{1}{2} \times \frac{n(n-1)}{2} = \frac{n(n-1)}{4}$$

بنابراین، اگر ما همه جایگشت ها را با احتمال یکسان به عنوان ورودی در نظر بگیریم، میانگین تعداد وارونگی ها در ورودی نیز برابر $\frac{n(n-1)}{4}$ خواهد بود. از آنجاییکه فرض نمودیم الگوریتم حداقل یک وارونگی را بعد از هر مقایسه حذف می کند، لذا در حالت میانی می بایست حداقل این تعداد مقایسه را انجام دهد تا همه وارونگی ها حذف شوند و در نتیجه ورودی مرتب شود.

مرتب سازی درجی حداقل وارونگی شامل $[i] = s[i]$ و X را بعد از هر مقایسه حذف می کند و در نتیجه، این الگوریتم در زمرة الگوریتم های مطرح شده در قضیه ۷-۱ قرار می گیرد. مرتب سازی انتخابی و مرتب سازی تبادلی نیز در این گروه قرار دارند. برای مشاهده این حالت، یک مثال از مرتب سازی تبادلی ارائه می دهیم. ابتدا به خاطر می آوریم که الگوریتم مرتب سازی انتخابی به صورت زیر می باشد:

```
void exchangesort(int n, keytype s[])
{
    index i,j;
    for (i = 1; i <= n - 1; i++)
        for (j = i+1; j <= n; j++)
            if (s[j] < s[i])
                exchange s[i] and s[j];
}
```

۲۶۰ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله هرتبه‌سازی

فرض کنید آرایه S شامل جایگشت $[1, 2, 3, \dots, n]$ ، و ما در حال مقایسه ۲ با ۱ باشیم، بعد از این مقایسه ۲ و ۱ جایجا خواهند شد و در نتیجه وارونگی‌های $(1, 2), (1, 3)$ و $(2, 3)$ حذف می‌شوند؛ در حالیکه وارونگی‌های $(2, 1)$ و $(2, 3)$ به آن اضافه خواهند شد و در واقع کاهش شبکه‌ای در وارونگی، تنها یک مورد است. یک نتیجه کلی از این مثال اینست که مرتب‌سازی تبادلی همواره یک کاهش شبکه‌ای از حذف حداکثر یک وارونگی بعد از هر مقایسه است.

از آنجاییکه پیچیدگی زمانی مرتب‌سازی درجی در بدترین حالت برابر $\frac{n(n-1)}{2}$ و در حالت میانی تقریباً برابر $\frac{n(n-1)}{4}$ است، لذا آن تقریباً به خوبی همان الگوریتم‌هایی است که تنها با مقایسه کلیدها عمل مرتب‌سازی را انجام داده و بعد از هر مقایسه حداکثر یک وارونگی را حذف می‌کنند. بخاطر دارید که Mergesort (الگوریتم‌های ۲-۲ و ۲-۴) و Quicksort (الگوریتم ۲-۶) دارای پیچیدگی زمانی بهتر از این می‌باشند. بیاید مروری مختصر بر این الگوریتم‌ها داشته باشیم.

۷-۴ مروری بر Mergesort

الگوریتم مرتب‌سازی ادغامی (Mergesort) در بخش ۲-۲ معرفی شد. در اینجا نشان می‌دهیم که این الگوریتم، گاهی اوقات بیش از یک وارونگی را بعد از یک مقایسه حذف می‌کند. آنگاه چگونگی اصلاح آن را نشان خواهیم داد.

همانطوریکه در اثبات قضیه ۷-۱ مشاهده نمودید، هرگاه ورودی به صورت معکوس مرتب شده باشد، الگوریتم‌هایی که حداکثر یک وارونگی را بعد از هر مقایسه حذف می‌کنند، حداقل $\frac{n(n-1)}{2}$ مقایسه را انجام می‌دهند. شکل ۷-۲ نشان می‌دهد که چگونه مرتب‌سازی ادغامی ۲ (الگوریتم ۲-۴) روی چنین ورودی عمل می‌کند. هنگامی که زیرآرایه‌های $[1, 2, 3, 4]$ با هم ادغام می‌شوند، مقایسه‌ها بیش از یک وارونگی را حذف می‌کنند. بعد از اینکه ۳ و ۱ با هم مقایسه شدند، ۱ در اولین اندیس آرایه قرار می‌گیرد و در نتیجه وارونگی‌های $(1, 2)$ و $(1, 3)$ حذف می‌شوند. بعد از هر مقایسه ۲ و ۳، عدد ۲ در دومین اندیس آرایه قرار می‌گیرد و در نتیجه وارونگی‌های $(2, 3)$ و $(2, 4)$ حذف می‌شوند.

به خاطر دارید که پیچیدگی زمانی بدترین حالت برای تعداد مقایسه کلیدها در مرتب‌سازی ادغامی برابر است با

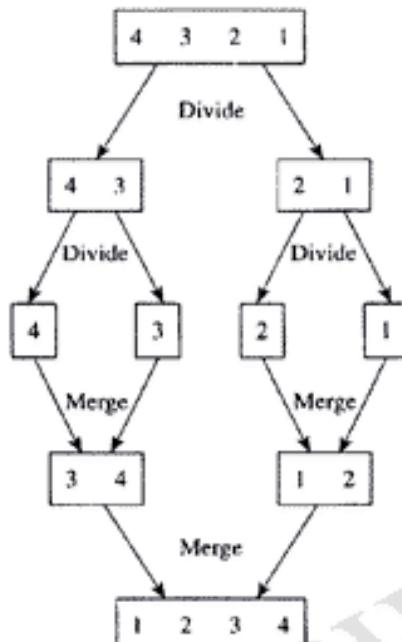
$$w(n) = n \lg n - (n - 1)$$

که در آن n توانی از ۲، و در حالت کلی، در $n \lg n$ است.

ما با ارائه یک الگوریتم مرتب‌سازی، که گاهی اوقات بیش از یک وارونگی را بعد از یک مقایسه حذف می‌کند، توانستیم به این نتیجه دست یابیم. از بخش ۱-۴-۱، به یاد دارید که الگوریتم‌های $\theta(n \lg n)$ می‌توانند برخلاف الگوریتم‌های زمان-مربعی، بر روی ورودیهای بسیار بزرگ نیز عمل نمایند. با استفاده از روش «توابع مولد» برای حل معادلات بازگشته، می‌توانیم نشان دهیم که پیچیدگی زمانی حالت میانی برای تعداد مقایسات کلیدها در مرتب‌سازی ادغامی برابر است با

۲۶۱ Mergesort هرگز نمیرایی

شکل ۷-۲ مرتب‌سازی ادغامی در حالتی که ورودی آن به صورت معکوس مرتب شده است.



$$A(n) = n \lg n - 2n \sum_{i=1}^{\lg n} \frac{1}{3^i + 2} \approx n \lg n - 1/26n$$

که در آن n توانی از ۲ است.

شما می‌توانید این روش را در کتاب Sahni (۱۹۸۸) مطالعه نمائید. حالت میانی، خیلی بهتر از بدترین حالت نیست، در تمرینات نشان خواهیم داد که پیچیدگی زمانی حالت معمول برای تعداد مقایسه کلیدها در مرتب‌سازی ادغامی برابر است با

$$T(n) \approx 2n \lg n$$

در ادامه، فضای مورد استفاده برای مرتب‌سازی ادغامی را مورد بررسی قرار می‌دهیم.

تحلیل فضای اضافی مورد استفاده برای الگوریتم ۷-۴ (مرتب‌سازی ادغامی ۲)

همانطور که در بخش ۷-۲ بحث شد، حتی نسخه اصلاح شده مرتب‌سازی ادغامی (الگوریتم ۷-۴) نیز به یک آرایه اضافی به اندازه n نیاز دارد. به عبارت بهتر، هنگامی که الگوریتم در حال مرتب‌سازی اولین زیرآرایه است، باید مقادیر high , mid+1 , mid در پشتۀ رکوردهای فعل سازی ذخیره شوند و از آنجایی که آرایه همواره در نقطه میانی شکافته می‌شود، لذا این پشته به عمق $\lceil \lg n \rceil$ خواهد رسید. فضای لازم برای آرایه‌ای اضافی از رکوردها محدود می‌شود؛ یعنی اینکه در حالت معمول، بکارگیری فضای اضافی در $\theta(n^2)$ رکورد صورت می‌گیرد و با اینکه تعداد رکوردها در $\theta(n)$ خواهد بود.

۲۶۲ مقدمه‌ای بر پیپدکی مماسباتی: مسئله مرتب‌سازی

اصلاح مرتب‌سازی ادغامی

ما می‌توانیم الگوریتم مرتب‌سازی ادغامی را به سه روش اصلاح نماییم. روش اول، ارائه یک نسخه برنامه‌نویسی پویا، روش دوم نوشتن یک نسخه پیوندی و آخرين روش، یک الگوریتم ادغام بسیار پیچیده است.

به منظور ارائه یک نسخه برنامه‌نویسی پویا از مرتب‌سازی ادغامی به شکل ۲-۲ توجه نمایید. اگر بخواهید مرتب‌سازی ادغامی را به صورت دستی انجام دهید نیازی به تقسیم آرایه تاریخی به آرایه‌های تک عنصری نخواهد داشت. به سادگی می‌توانید از آرایه‌های تک عنصری شروع نموده، آنها را به گروههای دو تایی، بعد به گروههای چهارتایی و الى آخر ادغام نمایید تا اینکه به یک آرایه مرتب شده دست یابید. ما نیز می‌توانیم با تقلید از این روش، یک نسخه تکرار برای مرتب‌سازی ادغامی بنویسیم که در اینصورت از سه عمل پشت‌های مورد نیاز در بازنگشتها اجتناب خواهیم کرد. حتماً توجه دارید که این، یک روش برنامه‌نویسی پویا برای مرتب‌سازی ادغامی است. الگوریتم زیر این روش را بکار مسیگیرد. حلقه در آرایه، اندازه آرایه را به عنوان توانی از $2^{\lceil \lg n \rceil}$ که توانی از ۲ نیستند.

مرتبه از حلقه می‌گذرد؛ بدون اینکه ادغامی را صورت دهند.

الگوریتم ۲-۳

مرتب‌سازی ادغامی ۲ (نسخه برنامه‌نویسی پویا)

مسئله: n کلید را به صورت غیرنرولی مرتب کنید.

وروودی: عدد صحیح مثبت n آرایه‌ای از کلیدها S با شاخصهای از ۱ تا n .

خروجی: آرایه S شامل کلیدهایی که به صورت غیرنرولی مرتب شده‌اند.

```
void mergesort3 (int n, keytype S[ ])
{
    int m;
    index low,mid,high,size;
    [ lg n];
    m=2;                                // Treat array size as a
    size = 1;                            // power of 2.
    repeat (lgm times){                  // size is the size of the
        for(low=1; low<=m-2*size-1;low=low+2*size){
            mid=low + size - 1 ;
            high=minimum (low + 2*size - 1,n); // Dont merge beyond n.
            merge3(low,mid,high,S);
        }
        size=2*size;
    }
}
```

۲۶۳ Mergesort بروزی

با این اصلاح می توانیم تعداد انتساب رکوردها را نیز کاهش دهیم. آرایه U , که در روای merge^2 (الگوریتم ۷-۵) به صورت محلی تعریف شده است، می تواند در روای merge^3 نیز به عنوان یک آرایه با شاخصهایی از 1 تا n به صورت محلی تعریف شود. بعد از اولین گذار از حلقة repeat U شامل عناصر آرایه S که به صورت جفت‌هایی از آرایه‌های تک عنصری ادغام شده‌اند، می‌باشد. هیچ نیازی به کمی مجدد این عناصر به S , آنچنانکه در انتهای merge^2 انجام شده، وجود ندارد. بجای این، در گذار بعدی از حلقة repeat , می توانیم به سادگی عناصر U را با S ادغام کنیم. اینجاست که نقش آرایه‌های S و U تعویض می‌شود. این جایجایی نشان‌ها می توانند در هر گذار از حلقة صورت پذیرد. نسخه‌های mergesort^2 و mergesort^3 را به عنوان تمرین باقی می‌گذارد. در این روش، تعداد انتساب رکوردها از $n \lg n$ به حدود $n \lg n$ کاهش می‌باید. در اینصورت می‌گوییم پیچیدگی زمانی حالت معمول برای تعداد انتساب رکوردها در الگوریتم ۷-۳ تقریباً برابر است با

$$T(n) \approx n \lg n$$

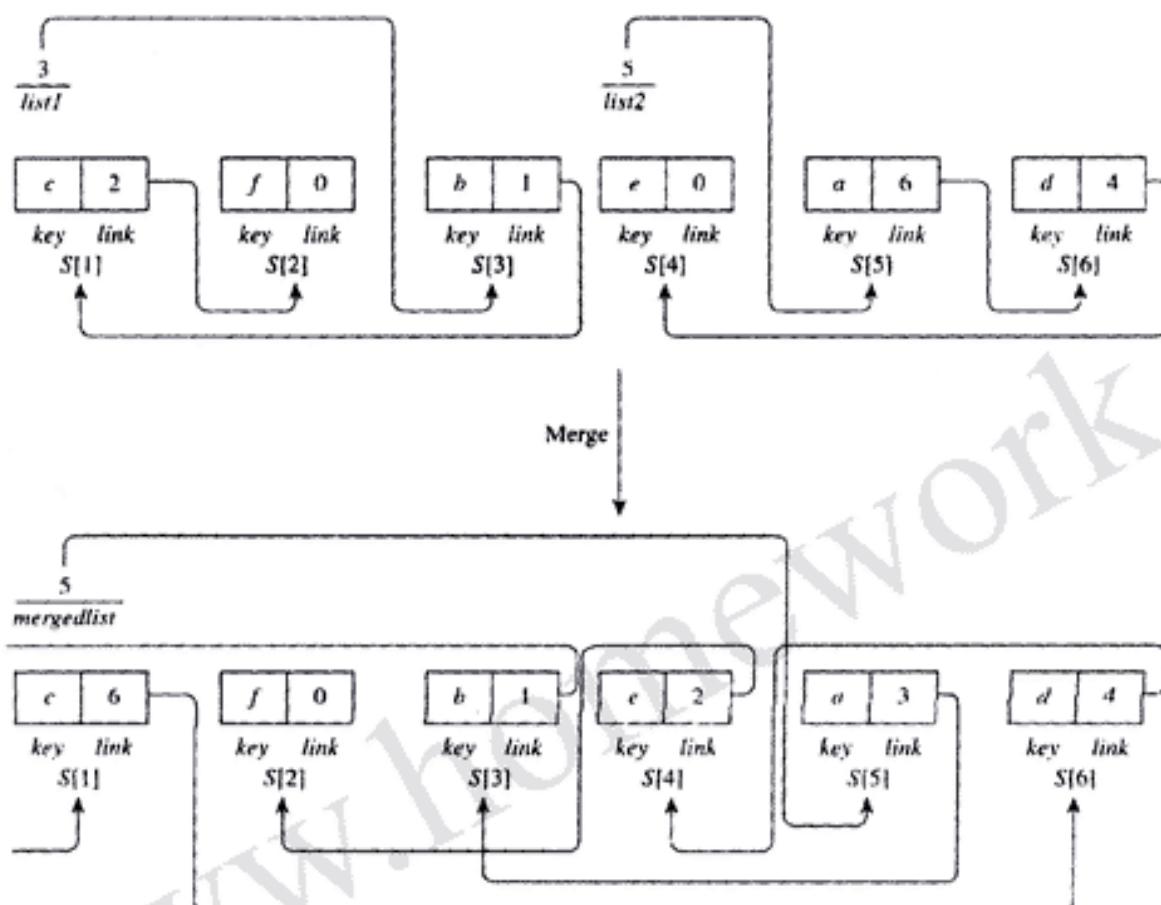
دومین روش اصلاح مرتب‌سازی ادغامی، ارائه یک نسخه پیوندی از الگوریتم است. همانطوریکه در بخش ۷-۱ بحث شد، مثله مرتب‌سازی معمولاً با مرتب‌سازی رکوردها براساس مقادیر کلیدها سروکار دارد. اگر رکوردها بزرگ باشند، مقدار فضای اضافی مورد استفاده توسط مرتب‌سازی ادغامی بایستی درنظر گرفته شود. ما می توانیم با افزودن یک فیلد پیوند به هر رکورد، مقدار فضای اضافی را کاهش دهیم. آنگاه با تبدیل رکوردها به لیست پیوندی و الحاق پیوندها به جای انتقال رکوردها به یک مجموعه مرتب شده از رکوردها دست یابیم و این بدین معناست که دیگر نیازی به ایجاد آرایه اضافی از رکوردها نخواهد بود. از آنجاییکه فضای اشغال شده توسط یک پیوند بطرور قابل ملاحظه‌ای کمتر از یک رکورد بزرگ است، بنابراین، فضای ذخیره شده قابل توجه خواهد بود. بعلاوه، با توجه به اینکه مدت زمان الحاق پیوندها، بسیار کمتر از انتقال رکوردهای بزرگ است، لذا زمان ذخیره‌سازی نیز از اهمیت خاصی برخوردار خواهد بود. شکل ۷-۳ نشان می دهد که چگونه با استفاده از پیوندها، عمل ادغام انجام می شود.

الگوریتم ۷-۴، شامل این تغییرات خواهد بود. ما مرتب‌سازی ادغامی و ادغام را به صورت یک الگوریتم ارائه می دهیم زیرا نیازی به تجهیز و تحلیل بیشتر آنها نداریم. مرتب‌سازی ادغامی، به خاطر خوانایی بیشتر به صورت بازگشتنی نوشته شده است. البته نسخه اصلاح شده تکرار این الگوریتم را نیز می توان در راستای این اصلاح و بهینه سازی بکار گرفت. اگر ما از هر دو روش تکرار و پیوندها استفاده کنیم، این اصلاح، بهبود تعویض نقش U و S را در برنامه گیرد زیرا وقتی لیستهای پیوندی با هم ادغام می شوند هیچ آرایه اضافی مورد نیاز نمی باشد. نوع داده‌ای برای عناصر آرایه S در این الگوریتم به صورت زیر می باشد:

```
struct node
{
    keytype key;
    index link;
};
```

۲۶۴ مقدمه‌ای بر پیپرکن متسابقات: مسئله مرتب‌سازی

شکل ۷-۳ عمل ادغام با استفاده از پیوندها. فلشها چگونگی انجام پیوند را نشان می‌دهند. کلیدها به صورت حرفی هستند تا از سردرگمی و تداخل با شاخص‌ها جلوگیری شود.



الگوریتم ۷-۴ مرتب‌سازی ادغامی ۴ (نسخه پیوندی)

مسئله: *n* کلید را به صورت غیرترتیولی مرتب کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت *n*, آرایه‌ای از رکوردها *S* از نوع داده شده با شاخصهای ۱ تا *n*.
خروجی: آرایه *S* با مقادیر ذخیره شده در فیلد *key* که به صورت غیرترتیولی مرتب شده‌اند. رکوردها به همراه *link* به صورت یک لیست پیوندی مرتب می‌باشند.

```
void mergesort4 (index low, index high, index& mergedlist)
{
```

۱۹۰ Mergesort & CS101

```

index mid, list1, list2;

if (low == high) {
    mergedlist = low;
    S[mergedlist].link = 0;
}
else {
    mid =  $\lfloor (low + high) / 2 \rfloor$ ;
    mergesort4(low, mid, list1);
    mergesort4(mid + 1, high, list2);
    merge4(list1, list2, mergedlist);
}

void merge4 (index list1, index list2, index& mergedlist)
{
    index lastsorted;

    if (S[list1].key < S[list2].key) {           // Find the start of the merged
        mergedlist = list1;                      // list.
        list1 = S[list1].link;
    }
    else {
        mergedlist = list2;
        list2 = S[list2].link;
    }
    lastsorted = mergedlist;
    while (list1 != 0 && list2 != 0)
        if S[list1].key < S[list2].key {           // Attach smaller key to merged
            S[lastsorted].link = list1;          // list.
            lastsorted = list1;
            list1 = S[list1].link;
        }
        else {
            S[lastsorted].link = list2;
            lastsorted = list2;
            list2 = S[list2].link;
        }

    if (list1 == 0)                           // After one list ends, attach
        S[lastsorted].link = list2;             // remainder of the other.
    else
        S[lastsorted].link = list1;
}

```

۲۶۶ مقدمه‌ای بر پژوهی مطابقان: مسئله مرتب‌سازی

در اینجا نیازی به بررسی اینکه آیا $list_1$ و $list_2$ به هنگام ورود به mergesort 4 ، برابر صفر هستند یا خیر نمی‌باشد زیرا mergesort 4 هرگز یک لیست خالی را به merge 4 ارسال نمی‌کند. همانطوری که برای الگوریتم ۴-۲ (مرتب‌سازی ادغامی ۲) عنوان نمودیم مقادیر n و S ورودیهای mergesort 4 نیستند. فراخوانی سطح بالای این الگوریتم به صورت زیر است:

```
mergesort4(1, n, listfront);
```

بعد از اجرا، listfront شامل شاخص‌های اولین رکورد در لیست مرتب خواهد بود.

بعد از مرتب‌سازی، اغلب می‌خواهیم که رکوردها به صورت یک دنباله مرتب در اندیشهایی به هم پیوسته قرار بگیرند بطوری که بتوانیم با استفاده از فیلد کلید و با بکارگیری جستجوی دودویی (الگوریتم ۱-۲) بسرعت به آنها دسترسی داشته باشیم. البته ممکن است رکوردهایی که براساس پیوندهای مرتب شده‌اند تنها یک بار مجدداً مرتب‌سازی شوند تا همگی با استفاده از یک الگوریتم $(n)^{\theta}$ و درجا به صورت یک دنباله مرتب در اندیشهایی به هم پیوسته قرار بگیرند. در تمرینات از شما می‌خواهیم که چنین الگوریتمی را بتوانید. با اصلاح الگوریتم مرتب‌سازی ادغامی، ذکر دو نکته ضروری به نظر می‌رسد. اول اینکه، نیاز به θ رکورد اضافی با نیاز به تنها θ پیوند جایگزین می‌شود. از این‌رو داریم:

تحلیل کاربرد فضای اضافی در الگوریتم ۴-۷ (مرتب‌سازی ادغامی 4)

در حالت معمول، فضای اضافی در $(n)^{\theta}$ پیوند استفاده می‌گردد و یا به عبارت بهتر، تعداد پیوندها برای بکارگیری فضای اضافی در $(n)^{\theta}$ خواهد بود.

دوم آنکه، پیچیدگی زمانی تعداد انتساب رکوردها به صفر کاهش می‌یابد اگر ما به رکوردهای مرتب شده در اندیشهایی به هم پیوسته نیازی نداشته باشیم، و این پیچیدگی زمانی به $(n)^{\theta}$ کاهش می‌یابد اگر این نیاز وجود داشته باشد.

سومین روش اصلاح مرتب‌سازی ادغامی، یک الگوریتم ادغام بسیار پیچیده است که در کتاب Huang و Langston (۱۹۸۸) معرفی شده است.

۷-۵ مروری بر Quicksort

به یاد دارید که الگوریتم Quicksort به صورت زیر می‌باشد:

```
void quicksort(index low, index high)
{
    index pivotpoint;
    if( low > high)
        partition(low, high, pivotpoint);
    partition(low, high, pivotpoint);
    partition(low, high, pivotpoint);
}
```

۲۶۷ Quicksort بر مروی

اگرچه پیچیدگی زمانی بدترین حالت این الگوریتم به صورت مربعی است، در بخش ۲-۴ مشاهده کردیم که پیچیدگی زمانی حالت میانی آن برای تعداد مقایسه کلیدها برابر است با

$$A(n) \approx 1/38(n+1)\lg n$$

که البته خیلی بدتر از مرتب‌سازی ادغامی نیست. Quicksort نسبت به Mergesort این مزیت را دارد است که به آرایه اضافی نیازمند نمی‌باشد. به هر حال این الگوریتم، هنوز یک مرتب‌سازی درجا نیست زیرا هنگامی که الگوریتم در حال مرتب‌سازی اولین زیرآرایه است، اولین و آخرین شاخص زیرآرایه‌های دیگر بایستی در پشتۀ رکوردهای فعال‌سازی ذخیره شوند. برخلاف مرتب‌سازی ادغامی، ما هیچ تعهدی مبنی بر اینکه آرایه، همواره از نقطه میانی تقسیم شود نداریم. در بدترین حالت، partition ممکن است مکرراً آرایه را به یک زیرآرایه خالی در سمت چپ (یا راست) و یک زیرآرایه با یک عنصر کمتر در سمت چپ (یا راست) تقسیم نماید. در این روش، $A(n) \approx 1/38(n+1)\lg n$ جفت از شاخصها در پشتۀ ذخیره خواهد شد و این بدین معناست که بدترین حالت فضای اضافی مورد استفاده در (n) خواهد بود. ممکن است Quicksort به صورتی تغییر کند که فضای اضافی مورد استفاده حداقل در حدود $\lg n$ باشد. قبل از مشاهده این حالت و دیگر مسائل مربوط به Quicksort، از پیچیدگی زمانی تعداد انتساب رکوردها در این الگوریتم بحث می‌کنیم.

در تمرینات از شما می‌خواهیم که نشان دهید میانگین تعداد تبادلات انجام شده توسط Quicksort در حدود $1/69(n+1)\lg n$ است. با فرض اینکه برای هر تبادل (exchange) به سه انتساب نیازمند می‌باشیم، پیچیدگی زمانی حالت میانی برای تعداد انتساب رکوردها در الگوریتم Quicksort برابر است با

$$A(n) \approx 2/07(n+1)\lg n$$

اصلاح الگوریتم اصلی Quicksort

ما من توانیم فضای اضافی مورد استفاده توسط الگوریتم Quicksort را به پنج روش کاهش دهیم. اول اینکه در روال Quicksort تعیین کدام زیرآرایه کوچکتر است و در حالیکه زیرآرایه دیگر در حال مرتب شدن است، این زیرآرایه را در پشتۀ ذخیره نمائیم. در زیر، تحلیلی از فضای اضافی مورد استفاده توسط این نسخه از Quicksort را آورده‌ایم.

تحلیل فضای اضافی مورد استفاده برای Quicksort اصلاح شده

در این نسخه، بدترین حالت فضای اضافی مورد استفاده زمانی رخ می‌دهد که partition هر بار آرایه را دقیقاً نصف نماید که در نتیجه به پشتۀ ای با عمق تقریباً $\lg n$ خواهیم رسید. بنابراین، بدترین حالت فضای اضافی مورد استفاده، در شاخص‌های $(\lg n)$ خواهد بود.

دومین روش، همانطوریکه در تمرینات بحث شد، یک نسخه از partition است که میانگین تعداد

۲۶۸ مقدمه‌ای بر پیچیدگی مقاومتی: مسئله مرتبسازی

انتساب رکوردها را به طور قابل ملاحظه‌ای کاهش می‌دهد. برای این نسخه، پیچیدگی زمانی حالت میانی تعداد انتساب رکوردها در *Quicksort* برابر است با

$$A(n) \approx 0.69(n+1)\lg n$$

هر یک از فراخوانی‌های بازگشتی در روال *Quicksort* سبب می‌شود مقادیر *low* و *high* در پشت ذخیره شوند. در روش سوم، این بحث مطرح است که بسیاری از اعمال *push* و *pop* در این نسخه غیرضروری است. هنگامی که اولین فراخوانی *Quicksort* انجام می‌شود، تنها مقادیر *pivotpoint* و *high* بایستی در پشت ذخیره شوند. وقتی دوین فراخوانی بازگشتی *Quicksort* انجام می‌شود، نیازی به ذخیره‌سازی همچ یک از این مقادیر نیست. ما می‌توانیم با نوشتن الگوریتم *Quicksort* به صورت تکرار و دستکاری پشته در این روال، از عملیات غیرضروری اجتناب کنیم. در تمرینات، این الگوریتم را از شما می‌خواهیم.

چهارم، همانطوری که در بخش ۲-۷ بحث شد، الگوریتم‌های بازگشتی نظری *Quicksort* می‌توانند با تعیین یک مقدار آستانه که در آن الگوریتم، یک الگوریتم تکرار را به جای تقسیم بیشتر نموده فراخوانی می‌کند، اصلاح شوند.

در نهایت، همانطوری که در تحلیل بدترین حالت الگوریتم ۶-۲(*Quicksort*) مشاهده شد، هنگامی که ورودی از قبل مرتب شده باشد، الگوریتم دارای حداقل کارایی است. بنابراین، اگر به دلیل مطمئن شویم که آرایه ممکن است از قبل مرتب شده باشد، می‌توانیم با انتخاب اولین عنصر به عنوان عنصر محوری، کارایی آن را بهبود بخشیم. یک استراتژی خوب برای استفاده در این حالت، انتخاب میانه در میان $S[\lfloor \frac{S}{2} \rfloor], S[\lfloor \frac{S}{2} \rfloor + 1], \dots, S[\lceil \frac{S}{2} \rceil]$ به عنوان نقطه محوری است. البته اگر ساختار بخصوصی برای آرایه ورودی مد نظر نباشد، انتخاب هر عنصر به عنوان عنصر محوری، در میانگین به خوبی انتخاب هر عنصر دیگر خواهد بود. در این حالت، با انتخاب میانه تضمین می‌کنیم که همچ یک از زیرآرایه‌ها خالی نباشد.

نکته آخر در مورد *Quicksort* این است که این الگوریتم از جمله الگوریتم‌هایی است که با انتقال و جابجایی، مرتب‌سازی می‌کنند. به این معنا که مرتب‌سازی با تبادل (انتقال) رکوردهای مجاور صورت می‌پذیرد. یک الگوریتم زمان-مربعی در این گروه الگوریتم‌ها، *Bubblesort* است که در تمرینات بررسی خواهد شد.

۷-۶ مرتب‌سازی هرمی (Heapsort)

heapsort برخلاف *Quicksort* و *Mergesort*، یک الگوریتم $\Theta(n \lg n)$ و درجا می‌باشد. ابتدا مروری بر *heap* و روالهای مورد نیاز برای *heapsort* خواهیم داشت. سپس چگونگی بکارگیری این روالها را بررسی خواهیم کرد.

7-۶-۱ Heap و روالهای اصلی آن

به خاطر دارید که عمق یک گره در یک درخت، تعداد لبه‌ها در یک مسیر منحصر بفرد از ریشه به آن گره می‌باشد. عمق l از یک درخت، حداکثر عمق همه گره‌های درخت است و یک برگ، یک گره در درخت است که هیچ فرزندی نداشته باشد (به بخش ۳-۵ مراجعه کنید). یک گره داخلی در یک درخت، گره‌ای است که حداقل یک فرزند دارد. به عبارت دیگر، هر گره‌ای که یک برگ نباشد، یک گره داخلی است. یک درخت دودویی کامل، درخت دودویی است که شرایط زیر را دارا باشد:

- همه گره‌های داخلی آن دو فرزند داشته باشند.

- همه برگها در عمق l باشند.

یک درخت دودویی کامل اصلی، درخت دودویی است که شرایط زیر را دارا باشد:

- یک درخت دودویی کامل تا عمق $1-l$ باشد.

- گره‌های عمق l ، حدالامکان در سمت چپ درخت باشند.

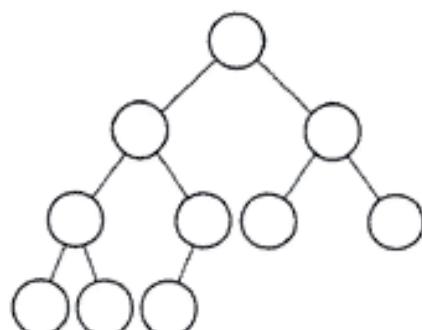
اگرچه تعریف درختهای دودویی کامل اصلی کمی مشکل است ولی از روی شکل، به آسانی می‌توان به خصوصیات آن پی برد. شکل ۷-۴، یک درخت دودویی کامل اصلی را نشان میدهد.

حال می‌توانیم یک heap را تعریف کنیم. یک heap یک درخت دودویی کامل اصلی است بطوری که مقادیر ذخیره شده در گره‌ها از یک مجموعه مرتب آمده باشند.

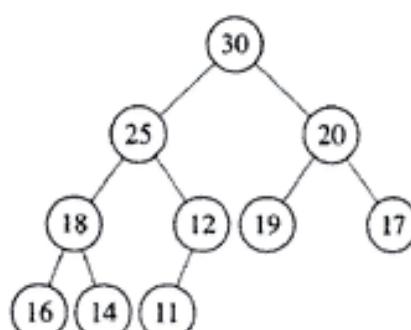
- مقدار ذخیره شده در هر گره بزرگتر یا مساوی مقادیر ذخیره شده در فرزندانش باشد. به این مورد، ویژگی heap گویند.

شکل ۷-۵، یک heap را نشان می‌دهد. از آنجاییکه ما در بحث مرتب‌سازی قرار داریم، لذا به عناصر ذخیره شده در heap، به عنوان کلید اشاره می‌کنیم.

اگر ما کلید ذخیره شده در ریشه را مکرراً برای حفظ ویژگی heap برداریم، آنگاه کلیدها در یک توالی غیرافزایشی برداشته خواهند شد. اگر در حال برداشتن کلیدها بتوانیم آنها را در یک آرایه که با اندیس π ام



شکل ۷-۵ یک heap



شکل ۷-۴ یک درخت دودویی کامل اصلی.

۲۷۰ مقدمه‌ای بر پیپیدکی متعاباتی: مسئله مرتب‌سازی

آغاز شده و به اولین اندیس ختم می‌شود جایگزین کنیم، توانسته‌ایم آنها را در یک توالی غیرنرولی در آرایه مرتب نمائیم. بعد از برداشتن کلید ریشه، با جایگزینی گره زیرین و فراخوانی روال `siftdown` که کلید موجود در ریشه تا پائین را به منظور رسیدن به یک `heap` جایجا می‌کند، می‌توانیم ویژگی `heap` را حفظ کنیم. این جایجا بیم، با مقایسه اولیه کلید موجود در ریشه با کلید بزرگتر در فرزندان ریشه آغاز می‌شود. اگر کلید ریشه کوچکتر بود، آنگاه کلیدها جایجا می‌شوند. این فرآیند را به پائین ادامه می‌باید تا اینکه کلید موجود در یک گره، کوچکتر از کلید بزرگتر در فرزندانش نباشد. شکل ۶-۷، این روال را نشان می‌دهد. شبه کد سطح بالا برای این روال به صورت زیر است:

```
void siftdown(heap& H)
{
    node parent, largerchild;
    parent = root of H;
    largerchild = parent's child containing larger key;
    while (key at parent is smaller than key at largerchild){
        exchange key at parent and key at largerchild;
        parent = largerchild;
        largerchild = parent's child containing larger key;
    }
}
```

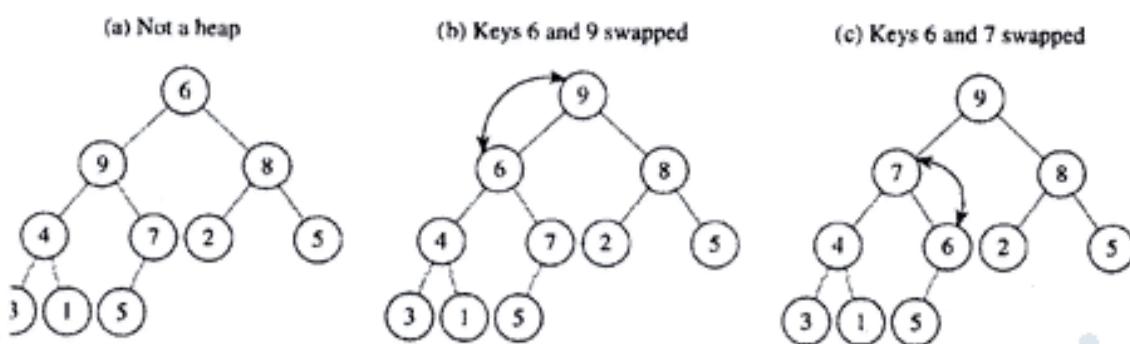
شبه کد سطح بالا برای یک تابع که کلید موجود در ریشه را جایجا کند و خاصیت بازگشتن را حفظ نماید، به صورت زیر است:

```
keytype root(heap& H)
{
    keytype keyout;
    keyout = key at the root;
    move the key at the bottom mode to the root;
    delete the bottom node;
    siftdown(H);
    return keyout;
}
```

برای یک `heap` معین با n کلید، شبه کد سطح بالای زیر برای روالی است که کلیدهای یک دنباله مرتب شده را در یک آرایه S جایگزین می‌کند.

۲۷۱ مرتب‌سازی هرم

شکل ۷-۶ روال siftdown کلید ۶ را جابجا می‌کند تا ویژگی heap حفظ شود.



```
void removekeys (int n, heap H, keytype S[ ])
{
    index i;
    for (i = n; i < 1; i--)
        s[i] = root(H);
}
```

تنها وظیفه‌ای که باقی مانده است، مرتب‌سازی کلیدها در یک heap در اولین مکان است. فرض کنید که آنها در یک درخت دودویی کامل اصلی به صورتی مرتب شده‌اند که لزوماً خاصیت heap را حفظ نمی‌کنند. چگونگی این حالت را در زیربخش بعدی خواهیم دید. ما می‌توانیم با فراخوانی مکرر siftdown درخت را به یک heap انتقال دهیم تا عملیات زیر شکل گیرد: اول، کلیه زیر درختهایی که ریشه آنها عمق d-1 دارند به یک heap انتقال پابند. دوم، کلیه زیر درختهایی که ریشه آنها عمق d-2 دارند به heap انتقال پابند.... سرانجام، درخت کامل (تنها زیر درختی که عمق صفر دارد) به یک heap انتقال پابند.

این فرآیند را در شکل ۷-۷ نشان داده و آن را با روال خارجی شبکه کد سطح بالای زیر بکار گرفته‌ایم:

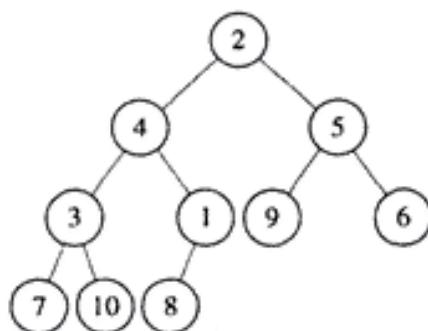
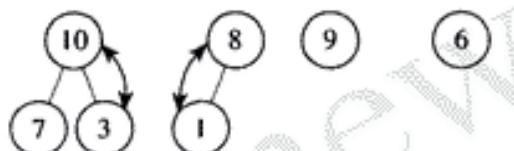
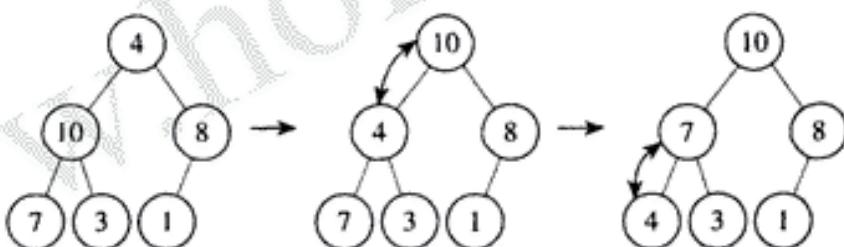
```
void makeheap(int n, heap& H)
{
    index i;
    heap Hsub;
    for (i = d - 1; i >= 0; i--)
        for (all subtrees Hsub whose roots have depth i)
            siftdown(Hsub);
}
```

و بالاخره، شبکه کد سطح بالا برای heapsort را ارائه می‌دهیم (فرض کردہ‌ایم که کلیدها از قبل، از یک درخت دودویی کامل اصلی H مرتب شده‌اند).

۲۷۲ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله مرتبسازی

شکل ۷-۷ استفاده از siftdown برای ایجاد یک heap از درخت اصلی. بعد از نمایش مراحل، زیردرخت راست که ریشه آن عمق $d-1$ دارد، به یک heap تبدیل شده و سرانجام، کل درخت به یک heap تبدیل می‌شود.

(a) The initial structure

(b) The subtrees, whose roots have depth $d-1$, are made into heaps(c) The left subtree, whose root has depth $d-2$, is made into a heap

```
void heapsort(int n, heap H, keytype S[ ])
{
    makeheap(n, H);
    removekeys(n, H, S);
}
```

شاید تصور شود که ما حقیقت را نگفته‌ایم زیرا این الگوریتم heapsort یک مرتب‌سازی درجا به نظر نمی‌رسد. در اینصورت، ما به یک فضای اضافی برای heap نیاز داریم. به هر حال، یک heap را با استفاده از پشته به اجرا درآورده و نشان می‌دهیم که آرایه مشابهی که ورودی (کلیدهایی که باید مرتب شوند) را ذخیره می‌کند، می‌تواند برای اجرای heap بکار گرفته شود و البته هرگز به طور همزمان، به یک اندیس آرایه مشابه برای بیش از یک منظور نیازمند نخواهیم شد.

۲۷۳ هر تباری هرمن

شکل ۷-۸ آرایه متناظر با heap در شکل ۷-۵

Root	Children of key 30	Children of key 25	Children of key 20	Children of key 18	Child of key 12
	30	25	20	18	12
S[1]	S[2]	S[3]	S[4]	S[5]	S[6]

S[7] S[8] S[9] S[10]

۷-۶-۲ Heapsort یک اجرا از

ما می‌توانیم یک درخت دودویی کامل اصلی را در یک آرایه، با ذخیره کردن ریشه در اولین اندیس آرایه، فرزندان چپ و راست در دومین و سومین اندیس، به همین ترتیب فرزندان چپ و راست فرزند چپ ریشه در چهارمین و پنجمین اندیس و الی آخر ارائه دهیم. شکل ۷-۸، آرایه متناظر با heap در شکل ۷-۵ است. توجه کنید که شاخص فرزند چپ یک گره، دو برابر شاخص آن گره و شاخص فرزند راست یک گره، یکی بزرگتر از دو برابر شاخص آن گره می‌باشد. به خاطر دارید که در شبکه سطح بالای heapsort نیاز داشتیم به اینکه در ابتدا کلیدها در یک درخت دودویی کامل اصلی باشند. اگر ما کلیدها را با نظمی دلخواه در یک آرایه جای دهیم، آنها با توجه به مطالب فوق در چند درخت دودویی کامل اصلی سازماندهی خواهند شد. شبکه سطح بالای زیر، از این خاصیت استفاده می‌کند.

ساختار داده‌ای Heap

```

struct heap
{
    keytype S[1..n];
    int heapsize;
};

void siftdown (heap& H, index i)           // To minimize the number
{                                         // of assignment of records.
    index parent, largerchild; keytype siftkey; // the key initially at the root
    bool spotfound;                         // (siftkey) is not assigned to
                                              // node until its final position
    siftkey = H.S[i];                      // has been determined.
    parent = i; spotfound = false;
    while (2*parent <= H.heapsize && !spotfound) {
        if (2*parent < H.heapsize && H.S[2*parent] < H.S[2*parent+1])
            largerchild = 2*parent + 1;          // Index of right child is 1
        else                                // more than twice that of
            largerchild = 2*parent;             // parent. Index of left child
    }
}

```

```

if (siftkey < H.S[largerchild]) {           // is twice that of parent.
    H.S[parent] = H.S[largerchild];
    parent = largerchild;
}
else
    spotfound = true;
}
H.S[parent] = siftkey;
}

keytype root (heap& H)
{
    keytype keyout;

    keyout = H.S[1];                         // Get key at the root.
    H.S[1] = H.S[heapsize];                  // Move bottom key to root.
    H.heapsize = H.heapsize - 1;             // Delete bottom node.
    Siftdown(H, 1);                         // Restore heap property.
    return keyout;
}

void removekeys (int n,
                  heap& H,
                  keytype S[])
{
    index i;

    for (i = n; i >= 1; i-- )
        S[i] = root(H);
}

void makeheap (int n,
                  heap& H)                         // H ends up a heap.
{
    index i;                            // It is assumed that n keys
                                         // are in the array H.S.

    H.heapsize = n;
    for (i =  $\lfloor n / 2 \rfloor$ ; i >= 1; i-- )
        siftdown (H, i);                // Last node with depth
                                         // d - 1, that has children, is
                                         // in slot  $\lfloor n / 2 \rfloor$  in the array.
}

```

حال می‌توانیم یک الگوریتم برای heapsort ارائه دهیم. در الگوریتم فرض شده است کلیدهایی که باید مرتب شوند در H.S قرار دارند. این امر می‌تواند آنها را به طور خودکار و بر اساس فرم نمایشی شکل ۸-۸ در یک درخت دودویی کامل اصلی سازماندهی کند. بعد از اینکه این درخت دودویی به یک heap تبدیل

۲۷۵ هرتبهاری هرمن

شد، کلیدها با شروع از اندیس α آرایه و ادامه آن تا اولین اندیس، از heap حذف می‌شوند. از آنجاییکه کلیدها در یک دنباله مرتب شده و به ترتیب مشابهی در آرایه خروجی جایگزین می‌شوند، لذا می‌توانیم از H.S به عنوان آرایه خروجی استفاده نماییم؛ بدون آنکه امکان دوباره‌نویسی یک کلید را در heap فراهم کنیم. این استراتژی، یک الگوریتم درجا به صورت زیر ارائه می‌دهد.

الگوریتم ۷-۵ Heapsort

مسئله: n کلید را به ترتیب غیرنژولی مرتب کنید.

وروودی: عدد صحیح مثبت d آرایه‌ای از n کلید مرتب شده در یک آرایه H برگرفته از یک heap

خروجی: کلیدهایی مرتب شده به ترتیب غیرنژولی در آرایه S.H.S

```
void heapsort(int n, heap& H)
{
    makeheap(n, H);
    removekeys(n, H, H.S);
}
```

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت تعداد مقایسه کلیدها در الگوریتم ۷-۵ (Heapsort)

عمل مبنایی: مقایسه کلیدها در روال Siftdown

اندازه ورودی: d تعداد کلیدهایی که باید مرتب شوند.

هر دو روال makeheap و removekeys را فرآخوانی می‌کنند. ما این دو روال را به صورت مجزا تحلیل می‌کنیم. تحلیل ما بر اساس n توانی از ۲ انجام می‌گیرد، آنگاه می‌توانیم با استفاده از قضیه ۴-۲ در ضمیمه B، n را به یک حالت کلی تعمیم دهیم.

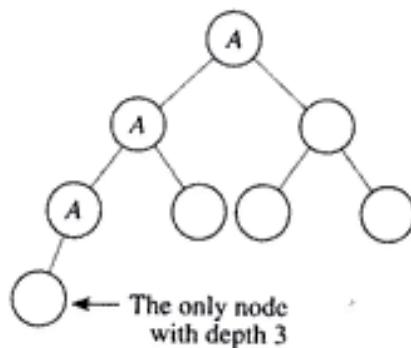
تحلیل Makeheap

فرض می‌کنیم که d عمق یک درخت دودویی کامل اصلی (ورودی) باشد. شکل ۷-۹ نشان می‌دهد که وقتی n توانی از ۲ است، عمق درخت (d) برابر $\lg n$ است و دقیقاً یک گره با این عمق وجود دارد، همچنین این گره دارای d پدربرزگ در درخت می‌باشد. اگر گره‌ای با سطح d موجود نباشد، تعداد گره‌هایی که از طریق کلیه کلیدهای غریال شده بدست می‌آیند حداقل برابر است با

$$\sum_{j=0}^{d-1} 2^j (d-j-1) = (d-1) \sum_{j=0}^{d-1} 2^j - \sum_{j=0}^{d-1} j 2^j = 2^d - d - 1$$

تساوی اخیر با استفاده از نتیجه مثال A-۳ و A-۵ در ضمیمه A و انجام چند محاسبه جبری حاصل می‌شود. به خاطر دارید که ما برای بدست آوردن حد بالای حقیقی مجموع تعداد گره‌ها از طریق تمامی

شکل ۷-۹ یک مثال با $n=8$ که نشان می‌دهد اگر یک درخت بودویی کامل اصلی دارای n گره (توانی از ۲) باشد، آنگاه عمق k درخت برابر $n - k$ است و یک گره با عمق k وجود خواهد داشت، همچنین این گره دارای 2^k حد است. سه تا از اجداد این گره با حرف "A" مشخص شده‌اند.



کلیدهای غریب شده، به حاصل جمع آن حد نیازمند بودیم. بنابراین، حد بالای حقیقی برابر است با

$$r^d - d - 1 + d = r^d - 1 = n - 1$$

تساوی دوم از آنجا نتیجه می‌شود که وقتی n توانی از ۲ است، آنگاه $d = \lg n$ خواهد بود. هر زمانی که یک کلید از طریق یک گره جایجا می‌شود یعنی یک گذر از حلقه While در روال siftdown وجود دارد. از آنجاییکه در هر گذر از این حلقه، دو مرتبه مقایسه کلید صورت می‌پذیرد، لذا حداقل تعداد مقایساتی که متوسط Makeheap روی کلیدها انجام می‌شود برابر است با $(1 - n)n$. این نتیجه بسیار جالب توجه است زیرا توانستیم به یک ساختار زمان-خطی برای heapsort دست یابیم. اگر می‌توانستیم کلیدها را نیز بر اساس یک تابع زمان-خطی حذف کنیم، آنگاه یک الگوریتم مرتب‌سازی خطی داشتیم. همانطوریکه خواهیم دید، چنین اتفاقی نمی‌افتد.

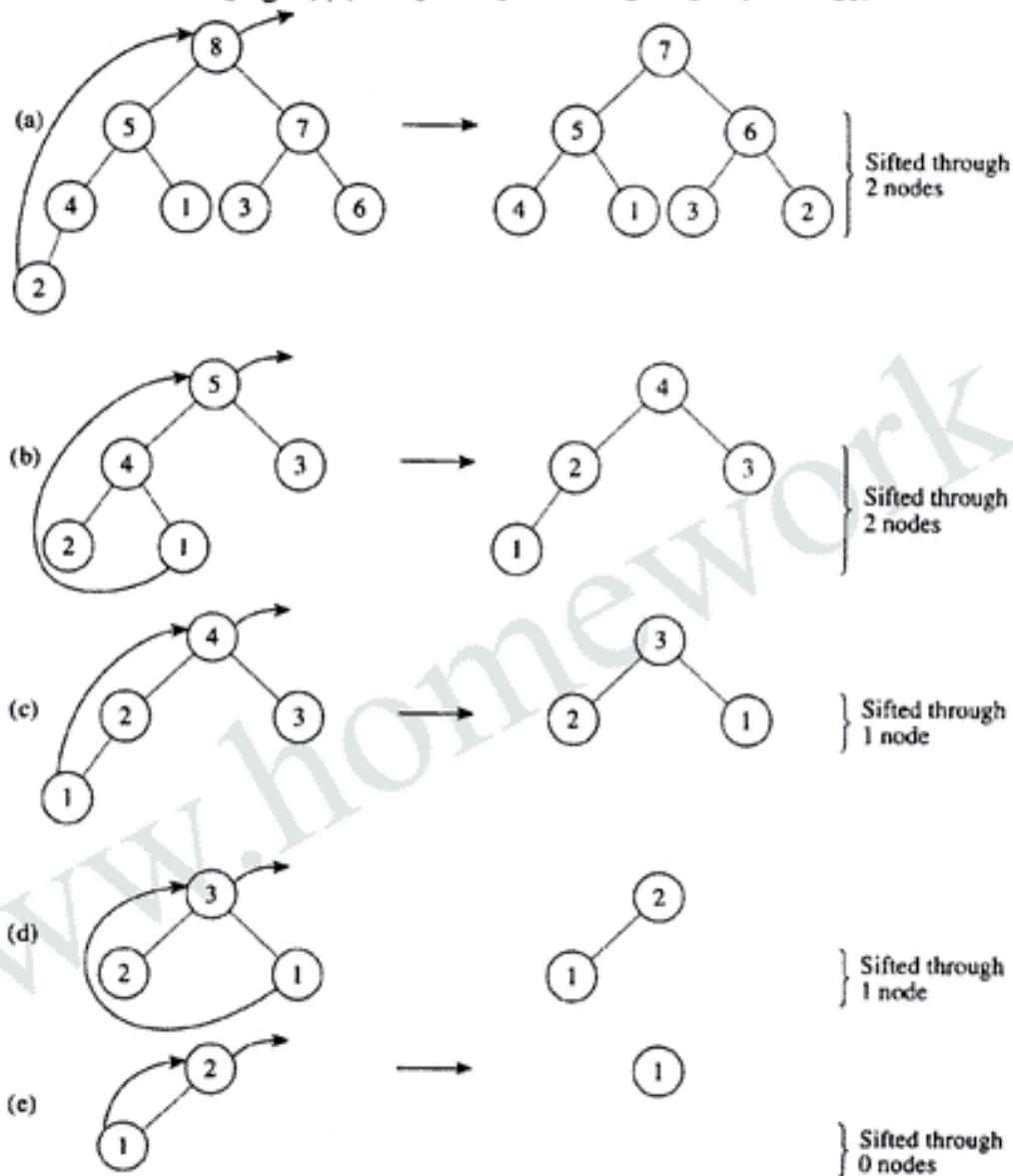
removekeys تحليل

شکل ۷-۱۰ ۷-۱۰ حالتی را نشان می‌دهد که در آن $\Delta = \lg \Delta = 3$ و $\Delta = 10$ است. همانطوری که در شکل (b) و (a) مشاهده می‌کنید، هنگامی که اولین و چهارمین کلید حذف می‌شوند برای حرکت دادن کلید به ریشه، حداکثر $2 = 1 - d$ گره باستی جایجا شوند. به عبارتی، برای حذف اولین و چهارمین کلید دقیقاً اتفاق مشابهی می‌افتد. بنابراین، هنگامی که چهار کلید اول حذف می‌شوند، کلید حرکت داده شده به ریشه حداکثر از طریق $2 = 1 - d$ گره جایجا می‌شود. همانطوریکه در شکل (d) و (c) ۷-۱۰ مشاهده می‌کنید، هنگامی که هر یک از دو کلید بعدی حذف می‌شوند، کلید حرکت داده شده به ریشه از طریق $1 - d = 2$ گره جایجا می‌شود و سرانجام مطابق شکل (c) ۷-۱۰، هنگامی که کلید بعدی حذف می‌شود، کلید حرکت داده شده به ریشه از طریق صفر گره جایجا می‌شود. به عبارتی، وقتی آخرین کلید حذف می‌شود، هیچ حساباتی صورت نمی‌گیرد. مجموع تعداد گره‌هایی که از طریق کلیه گره‌ها جایجا می‌شوند برابر است با

$$\tau(\Upsilon) + \Upsilon(\tau) = \sum_{j=1}^{\tau-1} j \tau^j$$

۲۷۷ مرتب‌سازی هرمن

شکل ۷-۱۰ حذف کلیدها از یک heap با هشت گره. (a) حذف گره اول، (b) حذف گره چهارم (c) حذف گره پنجم، (d) حذف گره ششم و (e) حذف گره هفتم. کلید حرکت ناده شده به ریشه، از طریق تعداد گره‌های نشان داده شده در سمت راست جابجا می‌شود.



تعیین این مسئله به n (توان دلخواهی از ۲) کار مشکلی نیست. از آنجاییکه هر گاه یک کلید از طریق یک گره جایه‌جا می‌شود، یک گذر از حلقة while در روال siftdown انجام می‌شود و از آنجاییکه در هر گذر از این حلقة، دو مرتبه مقایسه کلیدها صورت می‌گیرد، لذا تعداد مقایسه‌هایی که توسط removekeys روی کلیدها انجام می‌شود برابر است با

$$\sum_{j=1}^{d-1} j^2 = \Theta(d^2 - d^d + 1 + 1) = \Theta(n \lg n - 4n + 4)$$

۲۷۸ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله مرتب‌سازی

اولین تساوی با استفاده از نتیجه مثال A-۵ در ضمیمه A و انجام چند محاسبه جبری بدست می‌آید و تساوی دوم از این حقیقت ناشی می‌شود که وقتی n توانی از ۲ است، آنگاه $d = \lg n$ خواهد بود.

ترکیب دو تحلیل

ترکیب تحلیل‌های removekeys و makeheap نشان می‌دهد که تعداد مقایسه کلیدها در heapsort حداقل برابر است با

$$2(n-1) + 2n \lg n - 4n + 4 = 2(n \lg n - n + 1) \approx 2n \lg n$$

که در آن n توانی از ۲ است. بنابراین،

$$w(n) \approx 2n \lg n + \theta(n \lg n)$$

می‌توانیم نشان دهیم که $W(n)$ ، احتمالاً غیرنژولی نهایی خواهد بود و در این صورت بر اساس قضیه B-۴ در ضمیمه B، برای n در حالت کلی خواهیم داشت:

$$w(n) \in \theta(n \lg n)$$

به نظر می‌رسد که تحلیل پیچیدگی زمانی حالت میانی Heapsort، کار آسانی نباشد. به هر حال، مطالعات تجربی نشان می‌دهد که حالت میانی آن خیلی بهتر از بدترین حالت آن نیست. این بدین معناست که پیچیدگی زمانی حالت میانی تعداد مقایسه کلیدها برای Heapsort برابر است با

$$A(n) \approx 2n \lg n$$

در تمرینات از شما می‌خواهیم که نشان دهید پیچیدگی زمانی بدترین حالت تعداد انتساب رکوردها برای heapsort برابر است با

$$W(n) \approx n \lg n$$

و در پایان، همانطوریکه تاکنون بحث شد، کارایی فضای اضافی را تعیین می‌کنیم.

تحلیل کاربرد فضای اضافی الگوریتم ۷-۵ (Heapsort)

یک مرتب‌سازی در جا است. بدین معنا که فضای اضافی آن در $\theta(1)$ می‌باشد.

همانطوریکه در بخش ۷-۷ نشان دادیم، heapsort یک مثال از مرتب‌سازی انتخابی است زیرا با انتخاب رکوردها و جایگزینی آنها در موقعیت مناسب، عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهد.

۷-۷ مقایسه Heapsort، Quicksort و Mergesort

جدول ۷-۲، تابع مربوط به این سه الگوریتم را به طور خلاصه نشان می‌دهد. از آنجاییکه Heapsort از لحاظ تعداد مقایسه کلیدها و انتساب رکوردها در حالت میانی بدتر از Quicksort است و از آنجاییکه

حدود پائین برای مرتب سازی با مقایسه کلیدها ۲۷۹

جدول ۷-۲ خلاصه‌ای از تحلیل الگوریتم‌های مرتب سازی $O(n \lg n)$

Algorithm	Comparisons of Keys	Assignments of Records	Extra Space Usage
Mergesort (Algorithm 2.4)	$W(n) = n \lg n$ $A(n) = n \lg n$	$T(n) = 2n \lg n$	$\Theta(n)$ records
Mergesort (Algorithm 7.4)	$W(n) = n \lg n$ $A(n) = n \lg n$	$T(n) = 0^*$	$\Theta(n)$ links
Quicksort (with improvements)	$W(n) = n^2/2$ $A(n) = 1.38n \lg n$	$A(n) = 0.69n \lg n$	$O(\lg n)$ indices
Heapsort	$W(n) = 2n \lg n$ $A(n) = 2n \lg n$	$W(n) = n \lg n$ $A(n) = n \lg n$	In-place

*Entries are approximate; the average cases for Mergesort and Heapsort are slightly better than the worst cases.

*If it is required that the records be in sorted sequence in contiguous array slots, the worst case is in $O(n^2)$.

فضای اضافی مورد استفاده توسط Quicksort حداقل است، لذا معمولاً Quicksort نسبت به ارجح نر است. از آنجاییکه در اجرای Mrgesort (الگوریتم ۲-۲ و ۲-۴) از یک آرایه اضافی از رکوردها استفاده می‌شود و از آنجاییکه Mergesort، همیشه در حدود سه برابر تعداد انتساب رکوردهایی که توسط Quicksort صورت می‌گیرد را در حالت میانی انجام می‌دهد، لذا Quicksort معمولاً نسبت به Mergesort ارجح نر است، با وجود اینکه Quicksort به وضوح مقایسات بیشتری را در حالت میانی انجام می‌دهد. به هر حال، نسخه پیوندی Mergesort (الگوریتم ۷-۴) تقریباً تمام مزایای Mergesort را دارد، آن‌اینکه فضای اضافی مورد استفاده در آن برابر $(n)^{\theta}$ پیوند اضافی است.

۷-۸ حدود پائین برای مرتب سازی با مقایسه کلیدها

ما توانیم الگوریتم‌های مرتب سازی را با درجه $(n \lg n)^{\theta}$ ارائه کنیم که هر یک پیشرفت قابل توجهی را روی الگوریتم‌های زمان-مربعی نشان می‌دهند. یک سؤال مهم اینست که آیا باز هم می‌توانیم الگوریتم‌های مرتب سازی ارائه نمائیم که پیچیدگی زمانی آنها بهتر از این باشد؟ ما نشان می‌دهیم که تا زمانی که خود را به مرتب سازی با مقایسه کلیدها محدود می‌کنیم، ارائه چنین الگوریتم‌هایی امکان‌پذیر نیست.

اگر ما بتوانیم الگوریتم مرتب سازی احتمالی را در نظر بگیریم، می‌توانیم نتایجی را برای الگوریتم‌های مرتب سازی قطعی بدست آوریم (برای آشنائی با بحث الگوریتم‌های احتمالی و قطعی، به بخش ۵-۳ مراجعه کنید). همانند بخش ۷-۳، فرض می‌کنیم که n کلید مجزا از هم (بطور ساده، اعداد صحیح مثبت ۱، ۲، ... و n) را در اختیار داریم زیرا می‌توانیم ۱ را برای کوچکترین کلید، ۲ را برای دومین کوچکتر و الی آخر در نظر بگیریم.

۷-۸-۱ درخت‌های تصمیم برای الگوریتم‌های مرتب سازی

الگوریتم زیر را برای مرتب سازی سه کلید در نظر بگیرید:

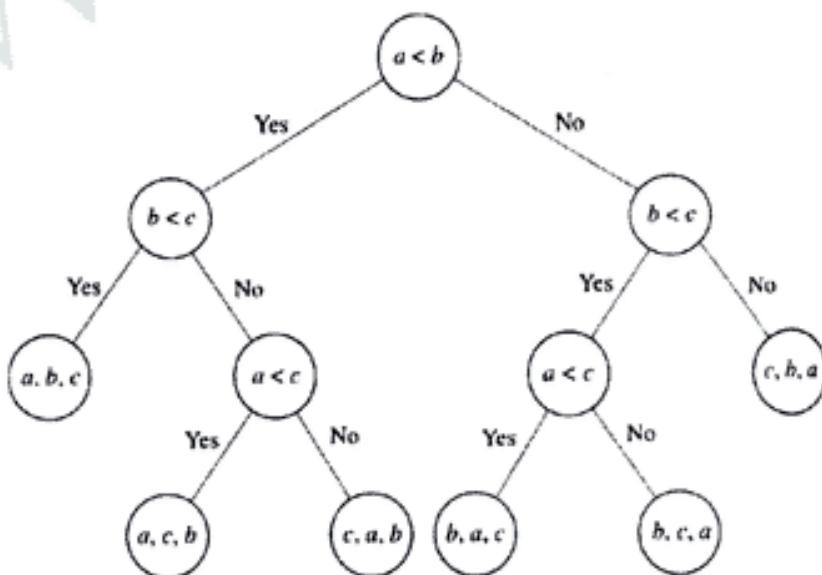
۲۸۰ مقدمه‌ای بر پیوپدکس محاسباتی: مسئله مرتبه سازی

```

void sortthree(keytype S[])
{
    keytype a, b, c;
    a = S[1]; b = S[2]; c = S[3];
    if (a < b)
        if (b < c)
            S = a, b, c; // s[1]=a; s[2]=b; s[3]=c;  يعني
    else if (a < c)
        S = a, c, b;
    else
        S = c, a, b;
    else if (b < c)
        if (a < c)
            S = b, a, c;
        else
            S = b, c, a;
    else
        S = c, b, a;
}

```

ما من توانیم یک درخت دودویی را به صورت زیر با روال Sortthree متناظر کنیم. مقایسه a و b در ریشه قرار می‌گیرد. فرزند چپ ریشه شامل مقایسه‌ای است که در صورت برقراری $a < b$ انجام می‌شود. در غیراینصورت، یعنی در صورتی که $a \geq b$ باشد، فرزند راست را در نظر می‌گیریم. این روند تولید گره‌ها را ادامه می‌دهیم تا اینکه تمام مقایسه‌های ممکن انجام شده توسط الگوریتم، به گره‌هایی متسب شود. گلبدهای مرتب شده، در برگها ذخیره می‌شوند. شکل ۷-۱۱، یک درخت کامل را نشان می‌دهد. به این درخت، درخت تصمیم (decision tree) گوییم، زیرا در هر گره بایستی یک تصمیم گرفته شود تا

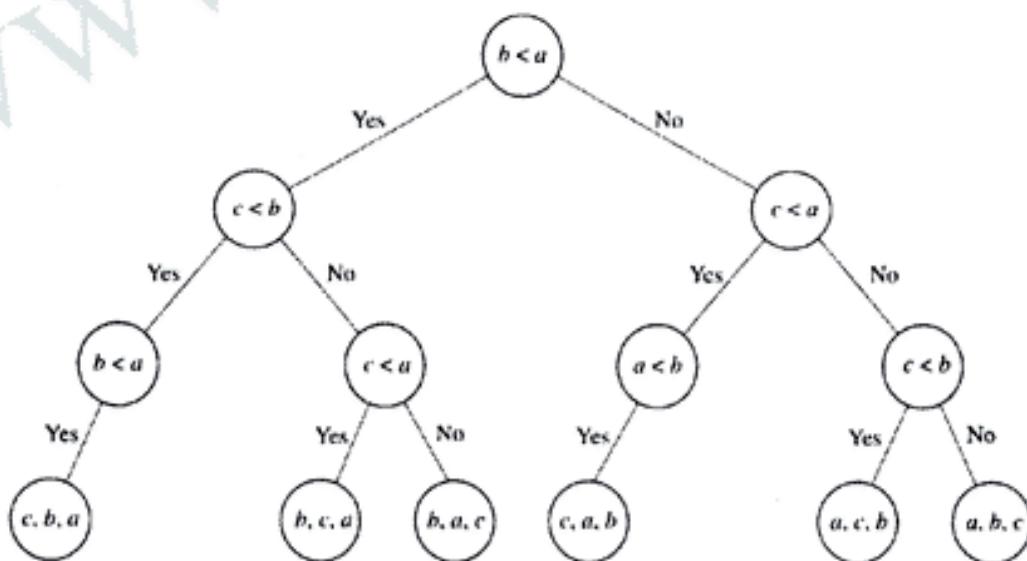


شکل ۷-۱۱ درخت تصمیم متناظر با روال Sortthree

۲۸۱ درود پالین برای مرتبسازی با مقایسه کلیدها

بتوانیم به گرده بعدی دست یابیم. نقش روال Sortthree برای یک ورودی خاص، متناظر است با یک مسیر منحصر بفرد از ریشه به یک برگ روی درخت تصمیم، که این مسیر توسط ورودی تعیین می شود. برای هر ترتیبی از این سه کلید، یک برگ وجود دارد، زیرا الگوریتم می تواند هر ورودی ممکن به اندازه ۳ را مرتب نماید.

یک درخت تصمیم برای مرتبسازی n کلید معتبر است اگر برای هر خروج ممکن، یک مسیر از ریشه به یک برگ وجود داشته باشد که آن خروجی را مرتب نماید. این بدين معناست که آن می تواند هر ورودی به اندازه n را مرتب نماید. برای مثال، درخت تصمیم شکل ۷-۱۱ برای مرتبسازی سه کلید معتبر است اما اگر حتی یک شاخه از درخت حذف شود، دیگر اعتباری نخواهد داشت. با هر الگوریتم قطعی برای مرتبسازی n کلید، حداقل یک درخت تصمیم معتبر متناظر خواهد بود. درخت تصمیم در شکل ۷-۱۱ با روال Sortthree و درخت تصمیم در شکل ۷-۱۲ با مرتبسازی تبادلی (جهت مرتبسازی سه کلید) متناظر هستند. در این درخت a و b و c مجدداً مقادیر اولیه $[S[3], S[2], S[1]]$ را به خود می گیرند. وقتی یک گره، به عنوان مثال، شامل مقایسه $b < c$ شود، بدين معنا نیست که مرتبسازی تبادلی مقدار $S[3]$ را با $S[2]$ مقایسه می کند، بلکه عنصری از آرایه که مقدار آن برابر C است با عنصری که مقدار آن b است، مقایسه می شود. توجه کنید که در درخت شکل ۷-۱۲، گره سطح ۲ شامل مقایسه $a < b$ فرزند راست ندارد، زیرا پاسخ "نه" به این مقایسه با پاسخهای بدست آمده از مسیری که به آن گره می رسد تناقض دارد. به این معنا که این گره در شاخه چپ $b < a$ واقع در ریشه قرار دارد که در این صورت حتماً $b < a$ خواهد بود. مرتبسازی تبادلی در این نقطه، یک مقایسه غیرضروری انجام می دهد. مرتبسازی تبادلی "نمی داند" که پاسخ این سؤال "بله" می باشد. این اتفاق، اغلب در الگوریتم های مرتبسازی زیربهینه رخ می دهد. یک درخت تصمیم را هرس شده گوئیم اگر هر برگ بتواند با



شکل ۷-۱۲ درخت تصمیم متناظر با مرتبسازی تبادلی در حین مرتبسازی سه کلید.

۲۸۲ مقدمه‌ای بر پیچیدگی معادلات: مسئله مرتب‌سازی

ایجاد یک رشته تصمیمات متوالی به ریشه دست یابد. درخت تصمیم در شکل ۷-۱۲ هرس شده است. با هر الگوریتم قطعی برای مرتب‌سازی n کلید، یک درخت تصمیم معتبر هرس شده متناظر می‌باشد. لذا پیش‌قضیه زیر را مطرح می‌کنیم.

پیش‌قضیه ۷-۱ با هر الگوریتم قطعی برای مرتب‌سازی n کلید، یک درخت تصمیم دودویی معتبر هرس شده دقیقاً شامل $n!$ برگ متناظر است.

اثبات: همانطوری که مشاهده کردید، یک درخت تصمیم معتبر هرس شده به یک الگوریتم مرتب‌سازی n کلیدی مرتبط گردید. هنگامی که همه کلیدها از هم مجرماً هستند، نتیجه یک مقایسه " $<$ " یا " $>$ " می‌باشد. بنابراین، هر گره در این درخت، حداکثر دو فرزند دارد و این بدین معناست که این درخت، یک درخت دودویی است. حال می‌خواهیم نشان دهیم که درخت به تعداد $n!$ برگ دارد. از آنجاییکه n کلید مختلف می‌توانند $n!$ ورودی مختلف بسازند و از آنجاییکه یک درخت تصمیم برای مرتب‌سازی n کلید مجرزاً تنها زمانی معتبر است که برای هر ورودی، یک برگ وجود داشته باشد، لذا درخت دارای حداقل $n!$ برگ خواهد بود. بدلیل اینکه برای هر یک از $n!$ ورودی مختلف در درخت، یک مسیر منحصر‌بفرد وجود دارد و بدلیل اینکه هر برگ در یک درخت تصمیم هرس شده بایستی قابل دسترسی باشد، لذا درخت نمی‌تواند بیش از $n!$ برگ داشته باشد. بنابراین، درخت دقیقاً دارای $n!$ برگ است.

با پکارگیری پیش‌قضیه ۷-۱ و با استفاده از درختهای دودویی با $n!$ برگ می‌توانیم حدودی را برای مرتب‌سازی n کلید مجرزاً تعیین کنیم. این عمل را در زیر انجام می‌دهیم.

۷-۸-۲ حدود پائین برای بدترین حالت

برای بدست آوردن یک حد برای بدترین حالت تعداد مقایسه کلیدها، به پیش‌قضیه زیر نیاز داریم:

پیش‌قضیه ۷-۲ بدترین حالت تعداد مقایسات انجام شده توسط یک درخت تصمیم برابر عمق آن است.
اثبات: برای یک ورودی معین، تعداد مقایسات انجام شده توسط یک درخت تصمیم برابر تعداد گره‌های داخلی روی مسیر است که به آن ورودی ختم می‌شود. تعداد گره‌های داخلی، همان طول مسیر است. بنابراین، بدترین حالت تعداد مقایسه‌های انجام شده توسط یک درخت تصمیم، طول بلندترین مسیر به یک برگ، یعنی عمق درخت تصمیم است.

بر اساس پیش‌قضیه‌های ۷-۱ و ۷-۲، تنها به یک حد پائین روی عمق یک درخت دودویی شامل $n!$ برگ نیازمندیم تا بتوانیم حد پائین را برای بدترین حالت بدست آوریم. حد پائین مورد نیاز روی عمق درخت با استفاده از پیش‌قضایا و قضایای زیر مشخص می‌شود:

۲۸۳ تحدید پایین برای مرتبهای با مقایسه کلیدها

پیش قضیه ۷-۳ اگر m تعداد برگهای یک درخت دودویی و d عمق آن باشد، آنگاه $d \geq \lceil \lg m \rceil$ است.

اثبات: ابتدا با استفاده از استقراء نشان می دهیم که $m \geq 3^d$ است.

پایه استقراء: یک درخت دودویی با عمق صفر، یک گره دارد که هم ریشه و هم تنها برگ درخت محاسب می شود، بنابراین برای چنین درختی، تعداد برگها (m) برابر یک و $m = 2^0$ است.

فرض استقراء: فرض می کنیم که برای درخت دودویی با عمق d ، $m \geq 3^d$ (تعداد برگها) است.

گام استقراء: با استثنی نشان می دهیم که برای هر درخت دودویی با عمق $d+1$ داریم:

$$3^{d+1} \geq m'$$

که در آن m' تعداد برگها است. اگر ما تمامی برگها را از چنین درختی حذف کنیم، درختی با عمق d خواهیم داشت که برگهای آن والدین برگهای درخت اصلی (درخت با عمق ۱) هستند. اگر m تعداد این والدین باشد، آنگاه با توجه به فرض استقراء داریم:

$$3^d \geq m$$

از آنجاییکه هر والدین می تواند حداقل دو فرزند داشته باشد، لذا

$$2m \geq m'$$

با ترکیب این دو نامساوی داریم:

$$2^{d+1} \geq 2m \geq m'$$

که این اثبات استقراء را کامل می کند. با اگرفتن \lg از دو طرف نامساوی خواهیم داشت:

$$d \geq \lg m$$

و از آنجاییکه d یک عدد صحیح است، بنابراین

$$d \geq \lceil \lg m \rceil$$

قضیه ۷-۲ هر الگوریتم قطعی که تنها با استفاده از مقایسه کلیدها، یک کلید مجزا را مرتب می کند با استثنی در بدترین حالت، حداقل $\lceil \lg(n!) \rceil$ مقایسه انجام دهد.

اثبات: با پیش قضیه ۷-۱ می توان به چنین الگوریتمی، یک درخت تصمیم دودویی معتبر هرس شده را منتظر کرد. با پیش قضیه ۷-۳ در می باییم که عمق این درخت بزرگتر یا مساوی $\lceil \lg(n!) \rceil$ است و از آنجاییکه پیش قضیه ۷-۲ بیان می کند که بدترین حالت تعداد مقایسات در هر درخت تصمیم برابر عمق آن است، لذا به اثبات ثوری دست می باییم.

پیش قضیه ۷-۴ برای هر عدد صحیح مثبت n داریم:

$$\lg(n!) \geq n \lg n - 1/4n$$

اثبات: برای اثبات، آشنازی با انتگرال ها لازم است. داریم

۲۸۴ مقدمه‌ای بر پیچیدگی مقایسه‌ای: مسئله مرتب‌سازی

$$\begin{aligned} \lg(n!) &\geq \lg[n(n-1)(n-2)\dots(2)1] \\ &= \sum_{i=2}^n \lg i \quad (\text{زیرا } \lg 1 = 0) \\ &\geq \int_1^n \lg x \, dx = \frac{1}{\ln 2} (n \ln n - n + 1) \geq n \ln n - 1/45n \end{aligned}$$

قضیه ۷-۳ هر الگوریتم قطعی که تنها با استفاده از مقایسه کلیدها، ۱۱ کلید مجزا را مرتب می‌کند بایستی در بدترین حالت حداقل $n \lg n - 1/45n$ مقایسه انجام دهد.

اثبات: اثبات این قضیه، با استفاده از قضیه ۷-۴ و پیش‌قضیه ۷-۴ به سادگی انجام می‌شود.

مشاهده می‌کنیم که کارایی بدترین حالت مرتب‌سازی ادغامی برابر $(n-1) \lg n$ نزدیک به حالت بهینه است. در ادامه، نشان می‌دهیم که این کارایی برای حالت میانی آن نیز برقرار است.

۷-۸-۳ حدود پائین برای حالت میانی

ما نتایج فوق را، با این فرض که تمامی ترتیبهای ممکن با احتمالاتی یکسان و مشابه به عنوان ورودی در نظر گرفته شده‌اند، بدست آورده‌ایم. اگر درخت تصمیم دودویی معتبر هرس شده با یک الگوریتم مرتب‌سازی قطعی که ۱۱ کلید مجزا را مرتب می‌کند متناظر باشد بطوری که تمامی گره‌های مقایسه‌ای تنها با یک فرزند (همانند درخت شکل ۱۲-۷) مرتبط باشند، آنگاه می‌توانیم هر کدام از این گره‌ها را با فرزندش جایگزین نموده و فرزند را حذف کنیم تا یک درخت تصمیم که با استفاده از همان تعداد مقایسات درخت اصلی، عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهد، بدست آوریم. هر گره غیربرگ در درخت جدید، دقیقاً شامل دو فرزند است. یک درخت دودویی که هر گره غیربرگ آن، دو فرزند داشته باشد، به درخت سطح ۲ (2-tree) موسوم است. ما این نتیجه را در قاعده زیر خلاصه می‌کنیم.

پیش‌قضیه ۷-۵ با هر درخت تصمیم دودویی معتبر هرس شده برای مرتب‌سازی ۱۱ کلید مجزا، یک درخت تصمیم معتبر هرس شده سطح ۲ با حداقل همان کارایی درخت اصلی وجود دارد.

اثبات: اثبات این پیش‌قضیه از بحث قبلی تبعیت می‌کند.

طول مسیر خارجی (EPL) یک درخت، مجموع طول همه مسیرها از ریشه به برگها است.

بعنوان مثال، برای درخت شکل ۱۱-۷ داریم:

$$EPL = 2 + 3 + 3 + 3 + 3 + 2 = 16$$

به خاطر دارید که تعداد مقایسات انجام شده توسط یک درخت تصمیم از ریشه تا یک برگ، برابر طول مسیر تا آن برگ است. بنابراین، EPL یک درخت تصمیم برابر مجموع تعداد مقایسات انجام شده توسط

عدد پائین برای مرتب سازی با مقایسه کلیدها ۲۸۵

درخت تصمیم برای مرتب سازی همه ورودیهای ممکن است. از آنجاییکه $n!$ ورودی مختلف برای n کلید مجزا وجود دارد و از آنجاییکه فرض نمودیم همه ورودیها از احتمال یکسانی برخوردارند، لذا میانگین تعداد مقایسات انجام شده توسط یک درخت تصمیم برای مرتب سازی n کلید مجزا برایست است $EPL/n!$. با استفاده از این نتیجه می توانیم یک پیش قضیه مهم را ثابت کنیم. ایندا $\min EPL(m)$ را به عنوان کوچکترین EPL از درخت سطح ۲ شامل m برگ تعریف نموده، سپس پیش قضیه زیر را بیان می کنیم.

پیش قضیه ۷-۶ هر الگوریتم قطعی که تنها با استفاده از مقایسه کلیدها، n کلید مجزا را مرتب می کند بایستی در حالت میانی، حداقل $\min EPL(n!)/n!$ مقایسه انجام دهد.

اثبات: پیش قضیه ۷-۱ بیان می کند که هر الگوریتم قطعی برای مرتب سازی n کلید مجزا با یک درخت تصمیم دودویی معتبر هرس شده شامل $n!$ برگ متضایر است و پیش قضیه ۷-۵ می گوید که ما می توانیم درخت تصمیم را به یک درخت سطح ۲ با همان کارایی درخت اصلی تبدیل کنیم. از آنجایی که درخت اصلی n برگ دارد، لذا بایستی درخت سطح ۲ را از آن بدست آوریم. اکنون پیش قضیه از بحثهای قبلی تبعیت می کند.

برای بدست آوردن یک حد پائین برای حالت میانی با استفاده از پیش قضیه ۷-۶، تنها به تبعیت یک حد پائین برای $\min EPL(m)$ نیازمندیم که این کار با بیان چهار پیش قضیه زیر انجام می شود.

پیش قضیه ۷-۷ هر درخت سطح ۲ که m برگ دارد و EPL آن معادل $\min EPL(m)$ است بایستی همه برگهایش حداقل در دو سطح زیرین فرار گرفته باشدند.

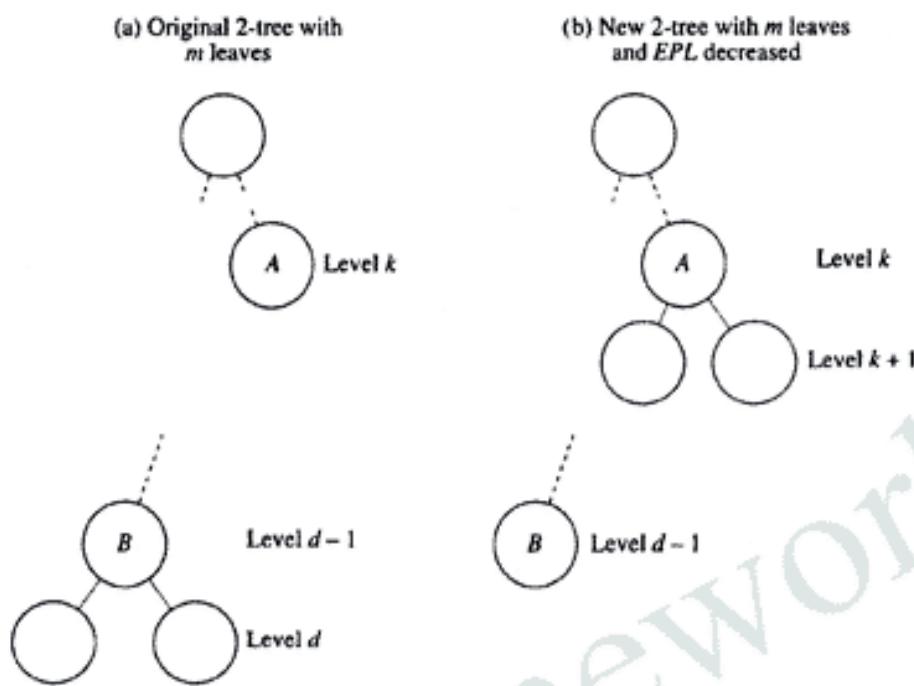
اثبات: فرض کنید که تمامی برگهای یک درخت سطح ۲ در دو سطح زیرین فرار ندارند. d را عمق درخت، A را یک برگ در درخت که در دو سطح زیرین نیست، و k را عمق A در نظر می گیریم. از آنجاییکه عمق گرههای سطح زیرین برابر d می باشد، لذا $2 \leq d \leq K$ است. نشان می دهیم که این درخت نمی تواند با ارائه یک درخت سطح ۲ با تعداد برگهای یکسان ولی با EPL پائین تر، مقدار EPL را کاهش می دهد. ما می توانیم با انتخاب یک گره غیربرگ B در سطح $d-1$ در درخت اصلی، حذف فرزندان آن و دادن این فرزندان به A (مطابق شکل ۷-۱۵) این کار را انجام دهیم. در درخت جدید، نه A و نه فرزندان B ، هیچکدام برگ نیستند، در حالیکه در درخت قدیم به عنوان برگ محسوب می شدند. بنابراین، با استفاده از طول مسیر A و طولهای مسیرهای فرزندان B , EPL را کاهش داده ایم. به عبارتی، ما EPL را به وسیله

$$k+d+d = k+2d$$

کاهش داده ایم. اما اگر در درخت جدید هم A و هم فرزندان B برگ بودند، ولی در درخت قدیم، آنها به عنوان گرههای غیربرگ محسوب می شدند، در این صورت نیز می توانستیم با استفاده از طول مسیر A و طولهای مسیرهای فرزندان B , EPL را کاهش دهیم. به عبارتی، ما EPL را به وسیله

۲۸۶ مقدمه‌ای بر پژوهک مطابق‌بازی: مسئله مرتبه‌واری

شکل ۷-۱۳ درختهای (a) و (b) تعداد یکسانی برگ دارند، اما درخت (b)، EPL کوچکتری دارد.



$$d-1+k+1+k+1 = d+2k+1$$

کاهش می‌دادیم، تغییر شبکه‌ای در EPL برابر است با

$$(d+2k+1) - (k+d+1) \leq d-2-d+1 = -1$$

این نامساوی اتفاق می‌افتد، زیرا $2 \leq d-k$ است. از آنجاییکه تغییر شبکه‌ای عددی منفی است، لذا درخت کوچکتری دارد.

پیش‌قضیه ۷-۸ هر درخت سطح ۲ با عنوان d که m برگ دارد و آن مساری $\text{minEPL}(m)$ است باید $2^{d-1}m$ برگ در سطح ۱ و $2^d - 2m$ برگ در سطح d داشته و هیچ برگی در سطوح دیگر نداشته باشد.

اثبات: بر اساس پیش‌قضیه ۷-۷ که بیان می‌کند همه برگها در دو سطح زیرین قرار دارند و این نکته که گره‌های غیربرگ در درخت سطح ۲ بایستی دو فرزند داشته باشند، مشاهده این نکته که باید 2^{d-1} گره در سطح ۱- d باشد کار مشکلی نیست. لذا اگر 2 تعداد برگها در سطح ۱- d باشد، آنگاه تعداد گره‌های غیربرگ در این سطح برابر است با $m-1$. از آنجاییکه گره‌های غیربرگ در یک درخت سطح ۲ دقیقاً دو فرزند دارند، لذا برای هر گره غیر برگ در سطح ۱- d دو برگ در سطح d وجود دارد و از آنجاییکه اینها تنها برگهای سطح d محسوب می‌شوند، لذا تعداد برگها در سطح d برابر است با $(m-1)2^{d-1}$. بر اساس پیش‌قضیه ۷-۷ که بیان می‌کند همه برگها در سطح d یا 1 هستند، داریم

$$r + 2(2^{d-1}-r) = m$$

حدود پائین برای مرتبه ای با مقایسه کلیدها ۲۸۷

که با ساده کردن عبارت فوق خواهیم داشت :

$$r = 2^d - m$$

بنابراین، تعداد برگهای سطح d نیز برابر است با

$$m - (2^d - m) = 2m - 2^d$$

پیش قضیه ۷-۹ برای هر درخت سطح ۲ که m برگ دارد و $EPL(m)$ آن مساوی است، عمق d

$$d = \lceil \lg m \rceil$$

اثبات: ما حالتی را ثابت می کنیم که m توانی از ۲ است، اثبات حالت کلی بعنوان تمرین ارائه خواهد شد.

اگر m توانی از ۲ باشد، آنگاه برای برخی از اعداد صحیح k داریم :

$$m = 2^k$$

فرض کنیم که لک عمق یک درخت مسی نیم و $\lceil \lg m \rceil$ تعداد برگها در سطح ۱- d باشد، آنگاه بر اساس

پیش قضیه ۷-۸ داریم :

$$r = 2^d - m = 2^d - 2^k$$

از آنجاییکه $0 \leq r \leq d$ است، لذا $k \geq d$ می باشد. نشان می دهیم که پذیرفتن $d > k$ ما را به یک تناقض می رساند.

اگر $d > k$ باشد، آنگاه

$$r = 2^d - 2^k \geq 2^{k+1} - 2^k = 2^k = m$$

و از آنجاییکه $r \leq m$ است، این بدین معناست که $r = m$ بوده و همه برگها در سطح ۱- d قرار دارند.

اما باقیستی چند برگ نیز در سطح d وجود داشته باشد. این تناقض اشاره دارد به اینکه $d = k$ که

دراینصورت $r = 0$ خواهد بود. چون $r = 0$ است، لذا

$$2^d - m = 0$$

بعنی $d = \lceil \lg m \rceil$ و چون m توانی از ۲ است، پس $\lceil \lg m \rceil = \lceil \lg m \rceil$ که این اثبات ما را کامل می کنند.

پیش قضیه ۷-۱۰ برای همه اعداد صحیح $1 \leq m \leq d$ داریم:

$$\min EPL(m) \geq m - \lceil \lg m \rceil$$

اثبات: بر اساس پیش قضیه ۷-۸، هر درخت سطح ۲ که EPL را به حداقل می رساند، باقیستی فقط

$2^d - m$ برگ در سطح ۱- d و $2m - 2^d$ برگ در سطح d داشته و هیچ برگی در سطوح دیگر نداشته باشد.

بنابراین،

$$\min EPL(m) = (2^d - m)(d - 1) + (2m - 2^d)d = md + m - 2^d$$

لذا، بر اساس پیش قضیه ۷-۹ داریم :

$$\min EPL(m) = m(\lceil \lg m \rceil) + m - 2^{\lceil \lg m \rceil}$$

اگر m توانی از ۲ باشد، این عبارت معادل $m \lg m$ خواهد بود که در این حالت معادل $\lceil \lg m \rceil$ است.

اما اگر m توانی از ۲ نباشد، آنگاه $1 + \lceil \lg m \rceil = \lceil \lg m \rceil + 1$ است که در اینصورت

۲۸۸ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله مرتب‌سازی

$$\begin{aligned} \min EPL(m) &= m(\lfloor \lg m \rfloor + 1) + m - 2^{\lceil \lg m \rceil} \\ &= m(\lfloor \lg m \rfloor + 1) + 2m - 2^{\lceil \lg m \rceil} > m \lfloor \lg m \rfloor \end{aligned}$$

این نامساوی رخ می‌دهد زیرا در حالت کلی $2^{\lceil \lg m \rceil} > 2m$ است و این اثبات ما را کامل می‌کند.

اکنون که یک حد پائین برای $\min EPL(m)$ داریم می‌توانیم به هدف اصلی خود دست یابیم.

قضیه ۷-۴ هر الگوریتم قطعی که تنها با مقایسه کلیدها، کلید مجزا را مرتب می‌کند بایستی در حالت میانی، حداقل $\lceil n \lg n \rceil - 1/45n$ مقایسه را انجام دهد.

اثبات: بر اساس پیش‌قضیه ۷-۶، این الگوریتم‌ها بایستی در حالت میانی $\min EPL(n!) / n!$ مقایسه را انجام دهند. بر اساس پیش‌قضیه ۷-۱۰، این عبارت بزرگتر یا مساوی

$$\frac{n! \lceil \lg (n!) \rceil}{n!} = \lceil \lg (n!) \rceil$$

می‌باشد. با استفاده از پیش‌قضیه ۷-۴ می‌توان اثبات قضیه را کامل نمود.

مشاهده می‌کنیم که کارایی حالت میانی مرتب‌سازی ادغامی در حدود $n \lg n - 1/26n$ است که این کارایی برای الگوریتم‌هایی که تنها با مقایسه کلیدها عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهند، نزدیک به حالت بهینه است.

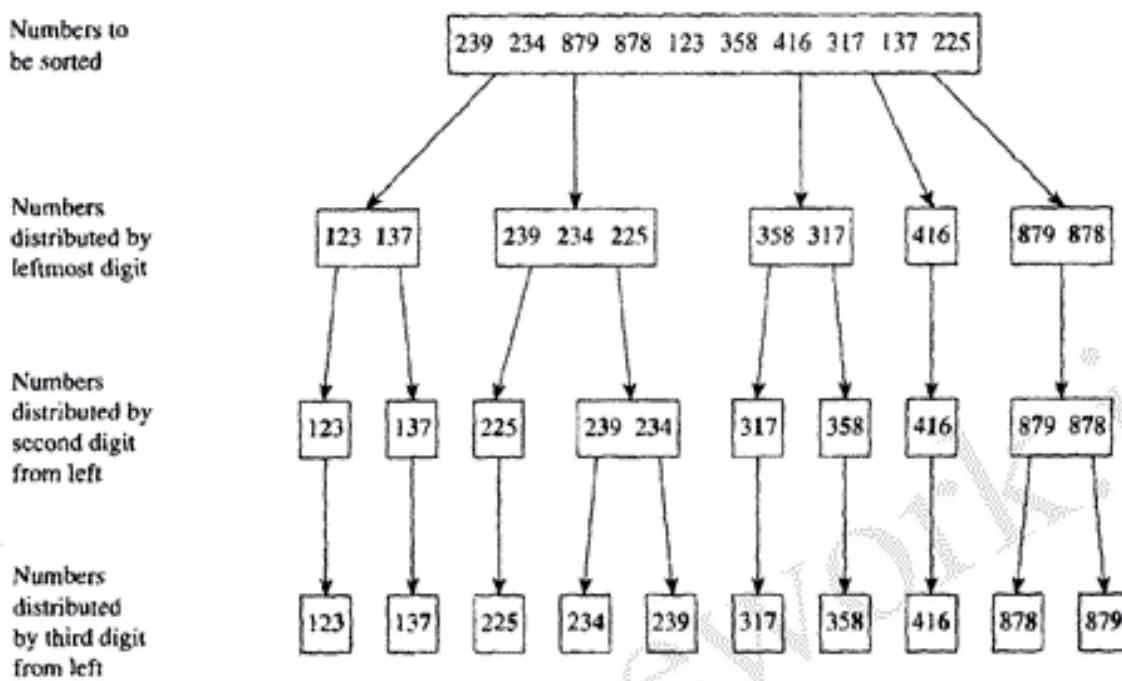
۷-۹ مرتب‌سازی توزیعی (مرتب‌سازی پایه‌ای)

در بخش قبل نشان دادیم که هر الگوریتمی که تنها با مقایسه کلیدها عمل مرتب‌سازی را انجام می‌دهد، نمی‌تواند بهتر از $(n \lg n)^{\theta}$ باشد. اگر ما چیزی در مورد کلیدها ندانیم جز اینکه آنها از یک مجموعه مرتب آمده باشند، هیچ انتخاب خاصی برای مرتب‌سازی به وسیله مقایسه کلیدها نداریم. اما اگر از نوع کلیدها آگاهی بیشتری داشته باشیم، می‌توانیم الگوریتم‌های مرتب‌سازی دیگری را نیز در نظر بگیریم. در ادامه، می‌خواهیم با استفاده از اطلاعات اضافی در مورد کلیدها، چنین الگوریتمی را ارائه نمائیم.

فرض کنید که من دانیم تمامی کلیدها، اعداد صحیح غیرمنفی در میانی ۱۰ هستند. با فرض اینکه این کلیدها تعداد رکمهای یکسانی دارند، می‌توانیم در ابتداء، آنها را بر اساس مقادیر چپ‌ترین رکمها به گروههایی مجزا توزیع کنیم؛ بدینصورت که کلیدهایی که چپ‌ترین رقم مشابه دارند، در یک گروه قرار داده شوند. آنگاه هر گروه می‌تواند بر اساس مقادیر دومین رقم سمت چپ، به گروههایی توزیع شود. گروههای جدید می‌توانند بر اساس مقادیر سومین رقم سمت چپ به گروههایی توزیع شود و الى آخر. بعد از اینکه تمامی رکمها بررسی گردید، کلیدها مرتب خواهند شد. این روال به "مرتب‌سازی توزیعی" موسوم است. شکل ۷-۱۴، این روال را نشان می‌دهد.

۲۸۹ هرتبهاری توزعی

شکل ۷-۱۴ مرتبسازی توزعی، وقتی که بررسی رقمها از چپ به راست صورت می‌گیرد.



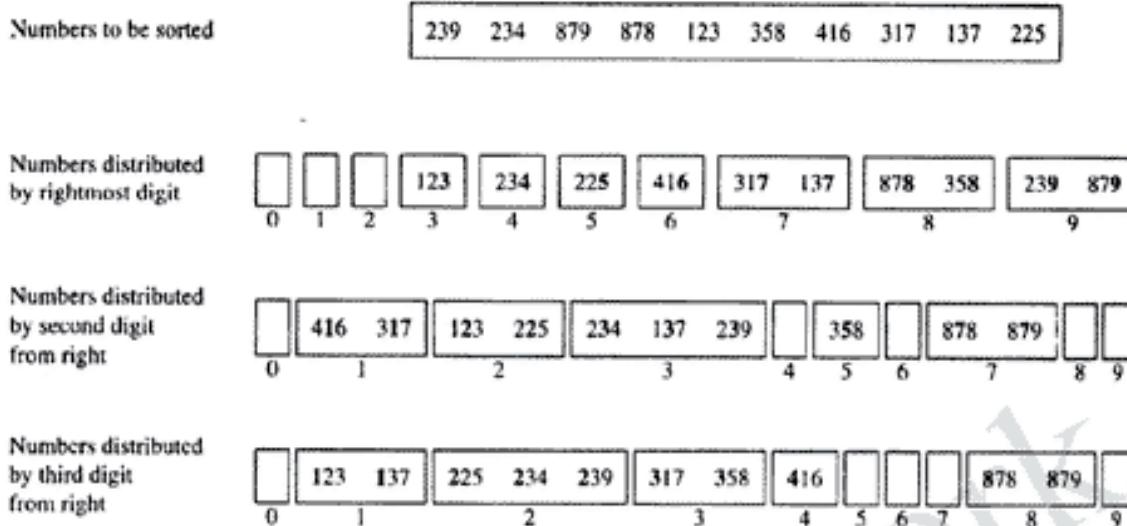
یک مشکل اینجاست که در این روال به تعداد متغیری از گروهها نیازمندیم. فرض کنید به جای اینکه دقیقاً یک گروه را برای هر رقم دهدیم اختصاص دهیم، رقمها را از راست به چپ بررسی کرده و همیشه یک کلید را در گروه مربوط به رقم بررسی شده جایگزین کنیم. اگر این کار انجام شود، در نهایت کلیدهایی مرتب خواهیم داشت. البته با رعایت این نکته که اگر در گذری باید دو کلید در یک گروه قرار گیرند، آنگاه کلیدی که از چپ ترین گروه آمده است (در گذر قبلی) در سمت چپ کلید دیگر قرار نگیرد. این روال در شکل ۷-۱۵ نشان داده شده است. به عنوان مثال، بعد از گذر اول کلید ۴۱۶ در یک گروه در سمت چپ کلید ۳۱۷ قرار دارد. بنابراین، بعد از گذر دوم، وقتی که این دو کلید در یک گروه جایگزین می‌شوند، کلید ۴۱۶ در سمت چپ کلید ۳۱۷ قرار می‌گیرد. در سومین گذر، کلید ۴۱۶ درست راست کلید ۳۱۷ واقع می‌شود چون کلید ۴۱۶ در گروه چهارم جایگزین می‌شود.

این روش مرتبسازی، از کامپیوترهایی که روش قدیمی مرتبسازی کارتی را انجام می‌دادند، الگوریتمی شده است. به این روش، مرتبسازی پایه‌ای (Radix Sort) گوئیم زیرا اطلاعات پکار رفته برای مرتبسازی کلیدها، پایه (مبنا) کلیدها است. این پایه می‌تواند رقمی یا الفبایی باشد. تعداد گروهها، دقیقاً به پایه انتخابی بستگی دارد. برای مثال، اگر در حال مرتبسازی اعداد هگزا دسیمال باشیم، تعداد گروهها برابر است با ۱۶ و اگر در حال مرتبسازی کلیدهای حرفی بر اساس الفبای انگلیسی باشیم، تعداد گروهها برابر است با ۲۶.

از آنجاییکه تعداد کلیدها در یک گروه خاص در هر گذر تغییر می‌کند، لذا یک روش خوب در پیاده‌سازی الگوریتم‌ها، استفاده از لیستهای پیوندی است. هر گروه با یک لیست پیوندی نشان داده می‌شود.

۲۹۰ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله مرتبسازی

شکل ۷-۱۵ مرتبسازی توزیعی، وقتی که بررسی رقماها از راست به چپ صورت می‌گیرد.



بعد از هر گذر، کلیدها با پیوستن به یک لیست پیوندی بالاتر از لیست‌ها (گروهها) حذف شده و بر اساس لیستهای حذف شده، در لیست جدید مرتب می‌شوند. در گذر بعد، لیست بالاتر از ابتدا پیمایش می‌شود و هر کلید در انتهای لیست (گروه) جایگزین می‌شود تا جایی که متعلق به آن گذر باشد. در این روش، قانون فوق رعایت شده است. برای خوانایی بیشتر الگوریتم، کلیدها را اعدادی صحیح و غیرمنفی در مبنای ۱۰ فرض نمودیم. می‌توانیم الگوریتم را به گونه‌ای تغییر دهیم که بدون تأثیر در پیچیدگی زمانی، در هر مبنای عمل کند. به اعلان زیر در الگوریتم نیاز داریم:

```
struct nodetype;
{
    keytype key;
    nodetype* link;
};

typedef nodetype* node_Pointer;
```

۷-۶ مرتبسازی پایه‌ای (Radix Sort)**الگوریتم**

مسئله: n عدد صحیح غیرمنفی در مبنای ۱۰ را به ترتیب غیرنرولی مرتب نماید.

ورودی: لیست پیوندی masterlist شامل n عدد صحیح غیرمنفی، و یک عدد صحیح numdigits که ماکریزم تعداد ارقام دهدگی در هر عدد صحیح می‌باشد.

خروجی: لیست پیوندی masterlist شامل اعداد صحیح به ترتیب غیرنرولی.

۲۹۱ مرتبهای توزعی

```

void radixsort (node_pointer& masterlist,
    int numdigits)
{
    index i;
    node_pointer list[0..9];

    for (i = 1; i <= numdigits; i++) {
        distribute(i);
        coalesce;
    }
}

void distribute (index i)                                // i is index of current
{                                                       // digit being inspected
    index j;
    node_pointer p;

    for (j = 0; j <= 9; j++)                           // Empty current piles.
        list[j] = NULL;
    p = masterlist;                                     // Traverse masterlist.
    while (p != NULL) {
        j = value of ith digit (from the right) in p->key;
        link p to the end of list[j];
        p = p->link;
    }
}

void coalesce ()
{
    index j;
    masterlist = NULL;                                // Empty masterlist.
    for (j=0; j <= 9;j++)
        link the nodes in list [j] to the end of masterlist;
}

```

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت معمول الگوریتم ۷-۶ (Radix Sort)

عمل مبنایی: از آنجاییکه هیچ عمل مقایسه‌ای در این الگوریتم وجود ندارد، لذا باید یک عمل مبنایی متفاوت پیدا کنیم. به منظور کارایی بیشتر روال Coalesce، لیستهایی که شامل گره‌ها هستند اشاره‌گرهایی دارند که به ابتداء و انتهای لیست‌ها اشاره می‌کنند بطوری که به راحتی و بدون پیمایش لیست می‌توان لیست را به انتهایی لیست اصلی اضافه نمود. بنابراین، در هر گذر از حلقه for در این روال، با انتساب ساده یک آدرس به یک متغیر اشاره‌گر می‌توان لیست را به انتهایی masterlist اضافه نمود و در نتیجه می‌توانیم این عمل انتساب را به عنوان عمل مبنایی در نظر بگیریم. در روال distribute می‌توانیم هر یک از دستورالعملهای حلقه While یا تمامی آنها را به عنوان عمل مبنایی در نظر بگیریم. بنابراین، برای ایجاد هماهنگی با Coalesce دستورالعملی را انتخاب می‌کیم که با انتساب یک آدرس به یک متغیر اشاره‌گر،

۲۹۲ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله مرتب‌سازی

یک کلید را به انتهای یک لیست اضافه می‌کند.

اندازه ورودی: n ، تعداد اعداد صحیح در `masterlist` و `numdigits`، ماکریزم تعداد ارقام دهدۀ در هر عدد صحیح.

پیمایش کامل `masterlist` همواره به n گذر از حلقه `distribute` در `distribute` نیازمند است. افزودن تمامی لیستها به `masterlist` همواره به 10 گذر از حلقه `for` در `coalesce` نیازمند است. هر یک از این روالها به تعداد `radix sort` `numdigits` از `numdigits` فراخوانی می‌شوند. بنابراین،

$$T(n) = \text{numdigits}(n + 10) \in \theta(\text{numdigits}, n)$$

این الگوریتم، یک الگوریتم $(n)^{\theta}$ نیست زیرا حد مشخص شده، در عناصر `numdigits` و n می‌باشد. ما من توانیم با تولید مقدار بزرگ و اختیاری `numdigits`، یک پیچیدگی زمانی بزرگ و اختیاری را روی n ایجاد نمائیم. به عنوان مثال، برای مرتب‌سازی ده عدد که بزرگترین آنها عدد $1,000,000,000$ (شامل ده رقم) است به زمانی معادل $(n^2)^{\theta}$ نیاز داریم. در عمل، تعداد رفمهای خیلی کوچکتر از تعداد اعداد است. برای مثال، اگر در حال مرتب‌سازی $1,000,000$ شماره امنیت ملی باشیم، n برابر $1,000,000$ است؛ درحالیکه `numdigits` معادل 9 می‌باشد. به راحتی می‌توان ثابت نمود هنگامی که کلیدها از هم مجزا هستند، پیچیدگی زمانی بهترین حالت مرتب‌سازی پایه‌ای در $(n \lg n)^{\theta}$ است و ما معمولاً به بهترین حالت آن دسترسی داریم.

تحلیل فضای اضافی مورد استفاده توسط الگوریتم ۷-۶ (Radix Sort)

تابه حال گره جدیدی را به الگوریتم اختصاص نداده‌ایم. زیرا یک کلید هرگز به طور همزمان در `masterlist` و لیست اشاره‌گر به یک گروه وجود ندارد. این بدین معناست که تنها فضای اضافی، فضای لازم جهت ارائه کلیدها در یک لیست پیوندی در اولین مکان است. لذا فضای اضافی مورد استفاده معادل تعداد پیوندها یعنی $(n)^{\theta}$ می‌باشد.

تمرینات

بخش‌های ۷-۱ و ۷-۲

- ۱- الگوریتم مرتب‌سازی درجی (الگوریتم ۷-۱) را روی کامپیوتر خود اجرا نموده و با استفاده از چند نمونه مسئله، پیچیدگی‌های زمانی بدترین حالت، حالت میانی و بهترین حالت آن را بررسی نمایید.
- ۲- نشان دهید که ماکریزم تعداد مقایسات انجام شده به وسیله مرتب‌سازی درجی (الگوریتم ۷-۱) زمانی حاصل می‌شود که کلیدها به صورت غیرصعودی مرتب شده باشند.

تمرینات ۲۹۳

- ۳- نشان دهید که پیچیدگی های زمانی بدترین حالت و حالت میانی برای تعداد انتسابهای انجام شده توسط الگوریتم مرتب سازی درجی (الگوریتم ۷-۱) برابر است با

$$W(n) = \frac{(n+4)(n-1)}{2} \approx \frac{n^2}{2}, \quad A(n) = \frac{n(n+7)}{4} - 1 \approx \frac{n^2}{4}$$

- ۴- نشان دهید که پیچیدگی های زمانی بهترین حالت و حالت میانی برای تعداد انتسابهای انجام شده توسط الگوریتم مرتب سازی تبادلی (الگوریتم ۷-۲) برابر است با

$$W(n) = \frac{3n(n-1)}{2}, \quad A(n) = \frac{3n(n-1)}{4}$$

- ۵- پیچیدگی های زمانی بهترین حالت مرتب سازی تبادلی (الگوریتم ۷-۲) و مرتب سازی درجی (الگوریتم ۷-۱) را با هم مقایسه کنید.

- ۶- گذامیک از الگوریتم های مرتب سازی تبادلی (الگوریتم ۷-۲) و مرتب سازی درجی (۷-۱) مناسب تر هستند. هرگاه نیاز به پیدا کردن ترتیب غیر صعودی K کلید بزرگتر (یا ترتیب غیر نزولی K کلید کوچکتر) در یک لیست n کلید داشته باشیم؟

بخش ۷-۳

- ۷- نشان دهید که جایگشت $1, 2, \dots, n, n-1, \dots, 1$ به تعداد $\frac{n(n-1)}{2}$ وارونگی دارد.

- ۸- ترانهاده جایگشت $[205, 106, 204]$ را مشخص نموده و تعداد وارونگی ها را در هر دو تعیین نمایید.

- ۹- نشان دهید که مجموع تعداد وارونگی ها در یک جایگشت و ترانهاده آن برابر $\frac{n(n-1)}{2}$ است.

بخش ۷-۴

- ۱۰- الگوریتم های مرتب سازی معرفی شده در بخش های ۲-۲ و ۷-۴ را روی کامپیوتر خود اجرا نموده و کارایی بهترین حالت، حالت میانی و بدترین حالت آنها را با استفاده از چند نمونه مسئله بررسی کنید.

- ۱۱- نشان دهید که پیچیدگی زمانی تعداد انتساب رکوردها برای الگوریتم مرتب سازی ادغامی (الگوریتم های ۲-۲ و ۷-۴) تقریباً برابر است با $Ign = 2n \lg n$.

- ۱۲- یک الگوریتم زمان-خطی درجا بنویسید که لیست پیوندی بدست آمده از الگوریتم مرتب سازی ادغامی (الگوریتم ۷-۴) را به عنوان ورودی پذیرفته و رکوردها را در یک آرایه، به ترتیب غیر نزولی ذخیره نماید.

- ۱۳- با استفاده از روش تقسیم و غلبه، یک الگوریتم مرتب سازی ادغامی غیر بازگشتنی بنویسید. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از سمبلهای ترتیب نشان دهید.

بخش ۷-۵

- ۱۴- نشان دهید که پیچیدگی زمانی میانگین تعداد تبادلات (جابجایی ها) انجام شده توسط الگوریتم QuickSort تقریباً برابر است با $0.69(n+1) \lg n$.

۲۹۴ مقدمه‌ای بر پیچیدگی محاسباتی: مسئله مرتبهای

۱۵- یک الگوریتم QuickSort غیر بازگشتی بنویسید. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از سمبلهای ترتیب نشان دهید.

۱۶- در زیر نسخه‌ای با سرعت اجرایی بالاتر از روال partition، موسوم به روال QuickSort آمده است:

```
void partition (index low, index high, index& pivotpoint)
{
    index i, j;
    keytype pivotitem;
    pivotitem = S[low];
    i = low;
    j = high;
    while (i < j){
        exchange S[i] and S[j];
        while (S[i] < pivotitem)
            i++;
        while (S[j] < pivotitem)
            j--;
    }
    pivotpoint = i;
    exchange S[high] and S[pivotpoint];
}
```

نشان دهید که با این روال Partition، پیچیدگی زمانی تعداد انتساب رکوردها برای QuickSort برابر است با $A(n) \approx \frac{1}{69} n^2$. همچنین نشان دهید که پیچیدگی زمانی حالت میانی تعداد مقایسه کلیدها نیز در همین حدود می‌باشد.

۷-۶ بخش

۱۷- الگوریتمی بنویسید که بررسی کند آیا یک درخت دودویی کامل اصلی، یک heap هست یا خیر. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از سمبلهای ترتیب نشان دهید.

۱۸- نشان دهید که $\lceil \log_2 n \rceil$ با عمق زیرای d یک heap شامل n گره (n توانی از ۲ است) وجود دارد. در اینجا، d عمق heap می‌باشد.

۱۹- نشان دهید که یک heap شامل n گره، به تعداد $\lceil \frac{n}{2} \rceil$ برگ دارد.

۲۰- نشان دهید که پیچیدگی زمانی بدترین حالت تعداد انتساب رکوردها برای heapsort تقریباً برابر است با $W(n) \approx n \lg n$

۲۱- الگوریتم Heapsort را به گونه‌ای تغییر دهید که بعد از یافتن K امین عنصر بزرگتر در ترتیب غیرنژولی متوقف شود. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از سمبلهای ترتیب نشان دهید.

تمرینات ۲۹۵

بخش ۷-۷

- ۲۲- مزایا و معایب الگوریتم های مرتب سازی مطرح شده در این فصل را بر اساس مقایسه کلیدها و انتساب رکوردها بررسی نماید.
- ۲۳- کدام الگوریتم های مرتب سازی انتخابی، درجی، ادغامی، سریع و هرمس را برای هر یک از موقعیتهای زیر در نظر می گیرید.
- (a) در لیست چند صد رکورد وجود دارد. رکوردها، کاملاً بزرگ ولی کلیدها بسیار کوچک هستند.
- (b) لیست در حدود ۴۵,۰۰۰ دارد. به دلایلی مرتب سازی باید در همه حالات خیلی سریع انجام شود.
- (c) لیست در حدود ۲۵,۰۰۰ رکورد وجود دارد. حافظه نسبتاً کافی برای ۴۵,۰۰۰ رکورد وجود دارد.
- (d) لیست در حدود ۲۵,۰۰۰ رکورد دارد. مرتب سازی باید در حالت میانی، به سرعت اجرا شود، اما لزومی ندارد که مرتب سازی در هر حالت نیز از سرعت بالایی برخوردار باشد.

بخش‌های ۷-۸ و ۷-۹

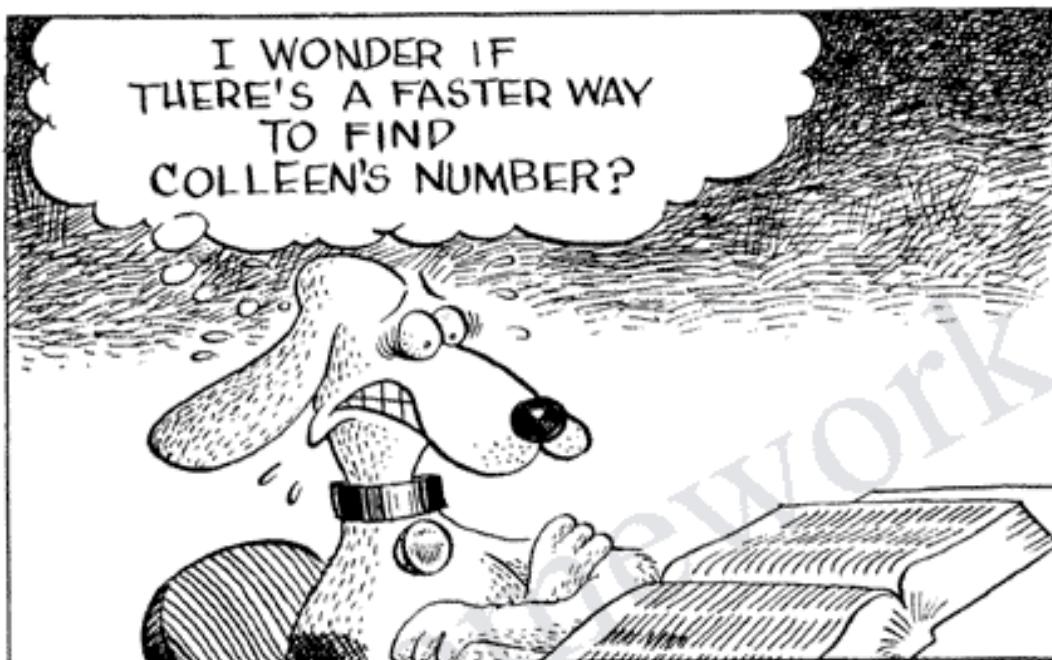
- ۲۴- یک الگوریتم زمان-خطی بتوسید که لیستی از مقادیر عددی را به ترتیبی که کاربر مشخص می کند، مرتب نماید.
- ۲۵- نشان دهد هنگامی که همه کلیدها مجزا هستند، پیچیدگی زمانی بهترین حالت مرتب سازی پایه ای (الگوریتم ۷-۶) برابر است با $O(n \lg n)$.
- ۲۶- در فرآیند دوباره سازی لیست اصلی، مرتب سازی پایه ای (الگوریتم ۷-۶) زمان زیادی را صرف بررسی زیر لیستهای خالی می نماید، به ویژه زمانی که تعداد گروهها زیاد باشد. آیا می توان با ایجاد تغییراتی در الگوریتم از بررسی زیر لیستهای خالی جلوگیری کرد؟

تمرینات اضافی

- ۲۷- ایده طراحی یک الگوریتم مرتب سازی روی heap سه تایی (ternary heap) را بررسی نماید.
- ۲۸- فرض کنید که یک لیست خیلی بزرگ در حافظه خارجی ذخیره شده است که باقیتی مرتب شود. با فرض اینکه این لیست برای حافظه داخلی بسیار بزرگ است، تعیین کنید چه فاکتورهایی باید به هنگام طراحی یک الگوریتم مرتب سازی داخلی در نظر گرفته شود؟

فصل ۸

پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو



از آغاز فصل ۱ به خاطر دارید که بارون بیگل توانست شماره تلفن کالین کالی را با استفاده از جستجوی دودویی تغییر یافته، به سرعت پیدا کند. اکنون بارون فکر می‌کند که آیا او می‌توانست با روش سریعتری به شماره تلفن کالین دست یابد یا خیر. ما در ابتداء، مسئله جستجو را مورد بررسی قرار داده و سپس به امکانپذیری‌بودن این روش خواهیم پرداخت.

جستجو همانند مرتب‌سازی، یکی از کارآترین عملیات در علم کامپیوتر است. این مسئله معمولاً یک رکورد را براساس مقدار یک یا چند کلید بازیابی می‌کند. یک رکورد، به عنوان مثال، می‌تواند شامل اطلاعات لازم در مورد یک شخص، و کلید می‌تواند کد شناسایی ملی او باشد. هدف ما در اینجا، بررسی مسئله جستجو و دستیابی به الگوریتم‌های جستجویی است که پیچیدگی زمانی آنها تقریباً به خوبی حد پائین پیچیدگی زمانی الگوریتم‌های موجود باشد. همچنین می‌خواهیم در مورد ساختارهای داده‌ای مورد استفاده در این الگوریتم‌ها و زمان بکارگیری هر یک از آنها بحث کنیم.

در بخش ۸-۱، همانند مرتب‌سازی در فصل قبل، حدود پائینی را برای جستجوی یک کلید در یک آرایه که فقط با مقایسه کلیدها انجام می‌شود، ارائه نموده و نشان می‌دهیم که پیچیدگی زمانی جستجوی

حدود پائین برای جستجوهایی که فقط با مقایسه کلیدها انجام می‌شوند ۲۹۷

دودویس (الگوریتم‌های ۱-۵ و ۲-۱) به خوبی همان محدوده‌ها است. در مسئله جستجوی شماره تلفن، بارتبه بیگل از یک جستجوی دودویس تغییر یافته موسوم به "جستجوی تخمینی" استفاده می‌کند؛ بدین معناکه بارتبه هنگام جستجوی شماره کالین کالی، از وسط دفترچه تلفن شروع نمی‌کند زیرا او می‌داند اسامی که با حرف C شروع می‌شوند جلوتر می‌باشند، لذا او عمل تخمین را به درستی انجام داده و از اوابل دفترچه شروع به جستجو می‌نماید. ما روش جستجوی تخمینی را در بخش ۸-۲ ارائه می‌دهیم. در بخش ۸-۳ نشان می‌دهیم که یک آرایه نمی‌تواند نیازهای برخی از کاربردها را برآورده کند. لذا اگرچه جستجوی دودویس مطلوب است، اما جوابگوی نیازهای خاص نیست. ما نشان می‌دهیم که ساختار داده‌ای درخت می‌تواند این نیازها را برآورده کند و از این‌رو درباره جستجوی درختی بحث خواهیم کرد. بخش ۸-۴، مربوط به یک مسئله جستجوی متفاوت یعنی مسئله انتخاب است. این مسئله، کامین کلید کوچکتر یا بزرگتر را در یک لیست $\{k\}$ کلیدی جستجو می‌کند. همچنین در این بخش، بحث‌های دیگری را جهت بدست آوردن محدوده کارایی الگوریتم‌ها مطرح خواهیم نمود.

۸-۱ حدود پائین برای جستجوهایی که فقط با مقایسه کلیدها انجام می‌شوند

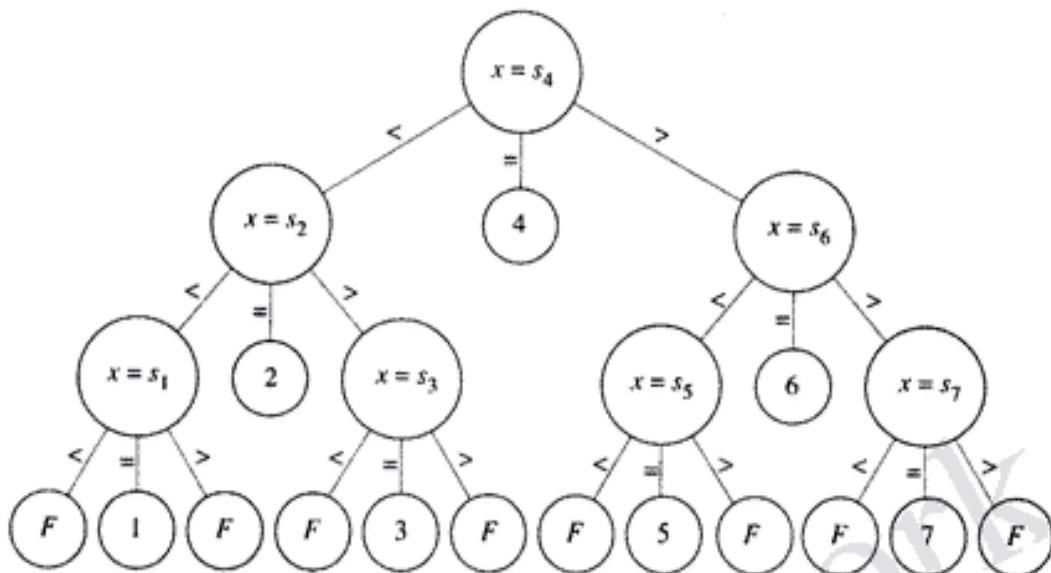
مسئله جستجو برای یک کلید می‌تواند چنین توصیف شود: یک آرایه S شامل n و یک کلید x موجود است. اندیس آرا پیدا کنید طوری که $S[i] = x$ شود اگر x با یکی از کلیدها معادل باشد و در غیر این صورت، عبارت «وجود ندارد» گزارش شود.

جستجوی دودویس (الگوریتم‌های ۱-۵ و ۲-۱) برای حل مسائل که در آنها آرایه از قبل مرتب شده باشد، بسیار کارا است. به خاطر دارید که پیچیدگی زمانی بدترین حالت این الگوریتم، $1 + \lg n$ است. سوال اینست که آیا می‌توانیم این کارایی را بهبود ببخشیم؟ خواهیم دید مدامی که خود را به الگوریتم‌هایی که فقط با مقایسه کلیدها جستجو می‌کنند محدود می‌سازیم، چنین پیشرفته ممکن نخواهد بود. الگوریتم‌هایی که یک کلید x را در یک آرایه، فقط با مقایسه کلیدها جستجو می‌کنند، می‌توانند کلیدها را با یکدیگر یا با کلید مورد جستجوی x مقایسه کرده، همچنین می‌توانند کلیدها را کهی نمایند؛ اما نمی‌توانند عمل دیگری را روی آنها انجام دهند. برای کمک به اینگونه الگوریتم‌ها، آنها می‌توانند از آرایه‌هایی مرتب شده برای جستجو استفاده کنند. همانطوریکه در فصل ۷ مشاهده شد، ما می‌توانیم حدودی را برای الگوریتم‌های قطعی بدست آوریم. نتایج حاصله برای الگوریتم‌های احتمالی (غیرقطعی) نیز به همان صورت خواهد بود. همانند فصل ۷، فرض می‌کنیم که کلیدها از هم مجزا هستند.

همانطوریکه برای الگوریتم‌های مرتب‌سازی قطعی عمل نمودیم، می‌توانیم با هر الگوریتم قطعی که کلید x را در یک آرایه $\{k\}$ کلیدی جستجو می‌کند، یک درخت تصمیم را مرتب‌سازیم. شکل ۸-۱، یک درخت تصمیم متناظر با جستجوی دودویس (به هنگام جستجوی هفت کلید) و شکل ۸-۲، یک درخت

۲۹۸ پیپدکن مهندسی تکمیلی: مسئله جستجو

شکل ۱-۸ درخت تصمیم متناظر با جستجوی دودویی به هنگام جستجوی هفت کلید.



تصمیم متناظر با جستجوی ترتیبی (الگوریتم ۱-۱) را نشان می‌دهد. در این درخت‌ها، هر گره بزرگ معرف مقایسه یک عنصر آرایه با کلید جستجوی X بوده و هر گره کوچک، شامل تیجه‌ای است که باید گزارش شود. زمانی که X در این آرایه وجود دارد، اندیس عنصر X در آرایه را گزارش می‌کنیم و زمانی که X در آرایه وجود ندارد 'F' را به متزله "نادرست" گزارش می‌کنیم. در شکل‌های ۱-۸ و ۸-۲، مقادیر s_1 تا s_7 به صورت زیر می‌باشند:

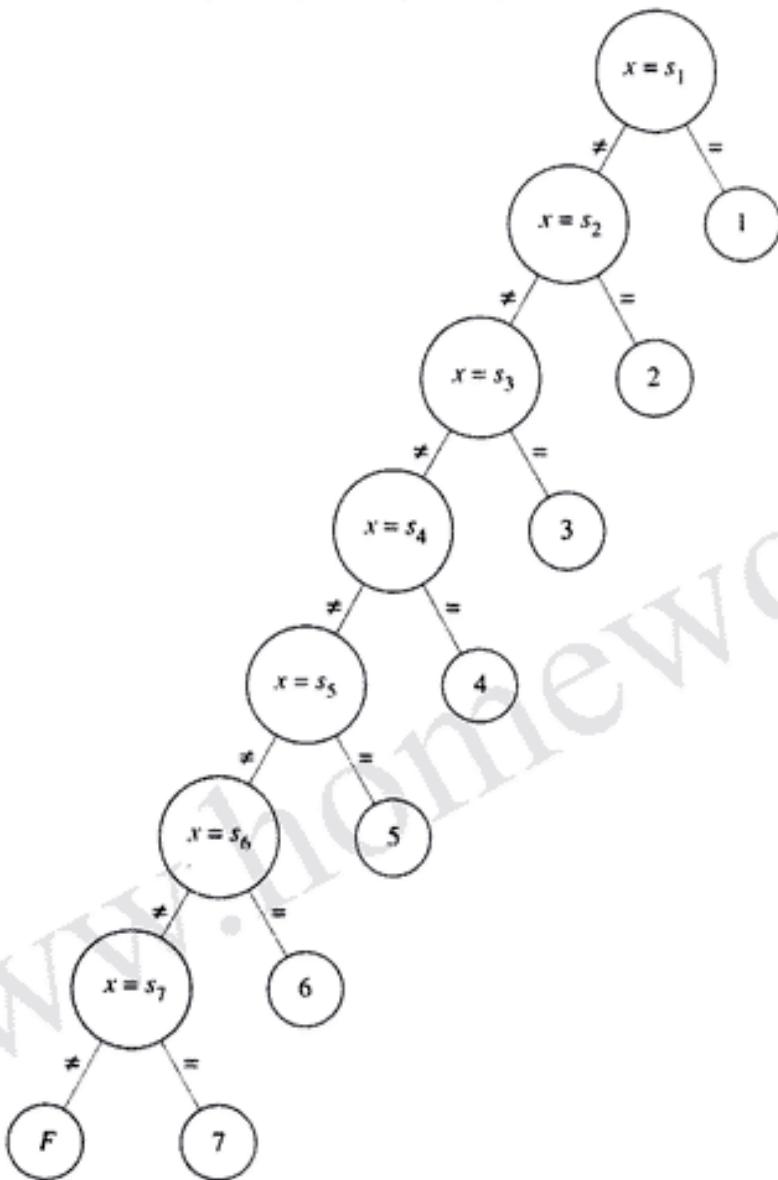
$$S[1]=s_1, S[2]=s_2, \dots, S[7]=s_7$$

ما فرض می‌کنیم که یک الگوریتم جستجو هرگز مقادیر آرایه را تغییر نمی‌دهد. بنابراین، پس از کامل شدن عمل جستجو نیز مقادیر آرایه به همین صورت باقی می‌مانند.

هر برگ در یک درخت تصمیم جستجوی کلید X در میان n کلید، نمایانگر نقطه‌ای است که الگوریتم در آنجا متوقف شده است که یا یک اندیس ارا مشخص می‌کند بطوری که $s_i = X$ است، و یا "عدم وجود X در آرایه" را گزارش می‌کند. هر گره داخلی معرف یک مقایسه است. یک درخت تصمیم برای جستجوی کلید X در میان n کلید را معتبر گوئیم اگر برای هر خروجی ممکن، یک مسیر از ریشه به یک برگ وجود داشته باشد که آن خروجی را گزارش نماید. این بدين معناست که باید برگهایی برای هر حالت $x = s_i$ ($1 \leq i \leq n$) و همچنین یک برگ برای حالت "عدم وجود X " وجود داشته باشد. یک درخت تصمیم را هرس شده گوئیم اگر هر برگ آن قابل دسترسی باشد. هر الگوریتمی که یک کلید X را در یک آرایه کلیدی جستجو می‌کند، با یک درخت تصمیم معتبر و هرس شده متناظر است. در حالت کلی، یک الگوریتم جستجو همیشه به مقایسه X با یک عنصر آرایه نیازی ندارد؛ چرا که آن می‌توانست دو عنصر آرایه را با هم مقایسه کند. به هر حال، از آنجاییکه فرض نمودیم تمامی کلیدها مجاہ هم می‌باشند، زمانی

۲۹۹ حدود پائین برای جستجوی کلیدها انجام می شوند

شکل ۸-۲ درخت متناظر با جستجوی ترتیبی به هنگام جستجوی هفت کلید.



خروجی یک تساوی خواهد بود که مقایسه X صورت گرفته باشد. چه در جستجوی دودویی و چه در جستجوی ترتیبی، هنگامی که الگوریتم مشخص می کند که X با یک عنصر آرایه برابر است، کار جستجو متوقف شده و اندیس عنصر آرایه بازگردانده می شود. برخی الگوریتم های غیرکارا، بعد از یافتن عنصر مورد نظر نیز کار مقایسه را ادامه داده و اندیس این عنصر را بعد از پایان کار باز می گردانند. به هر حال، ما می توانیم به جای این الگوریتم، از الگوریتمی استفاده کنیم که بعد از یافتن عنصر مورد نظر متوقف شده و اندیس آن را بازمی گرداند. الگوریتم جدید، حداقل به کارایی الگوریتم اول خواهد رسید. از آنجاییکه سه نتیجه ممکن برای یک مقایسه وجود دارد، لذا حداکثر سه مسیر مختلف نیز بعد از هر مقایسه وجود

۳۰۰ پیپیدکی مقایسه ای تکمیلی: مسئله جستجو

خواهد داشت. این بدین معناست که هر گره مقایسه در درخت تصمیم می‌تواند حداکثر سه فرزند داشته باشد. از آنجاییکه این گره بایستی به سمت برگی هدایت شود که این اندیس را برگرداند، لذا حداکثر دو نا از فرزندان می‌توانند گره مقایسه باشند. بنابراین، مجموعه گره‌های مقایسه در درخت، یک درخت دودویی را تشکیل می‌دهد. به عنوان نمونه، به مجموعه گره‌های بزرگ در شکل‌های ۸-۱ و ۸-۲ توجه کنید.

۸-۱ حدود پائین برای بدترین حالت

از آنجاییکه هر برگ در یک درخت تصمیم معتبر هرس شده بایستی قابل دسترسی باشد، لذا بدترین حالت تعداد مقایسات انجام شده برابر تعداد گره‌ها در طولانی ترین مسیر از ریشه به یک برگ در درخت دودویی شامل گره‌های مقایسه است که این تعداد برابر عمق درخت دودویی به اضافه یک می‌باشد. بنابراین، برای ارائه یک حد پائین برای تعداد مقایسات، لازم است که حد پائین را برای عمق درخت دودویی شامل گره‌های مقایسه مشخص کنیم. به منظور ارائه چنین حدی به پیش‌قضايا و قضیه زیر نیاز داریم:

پیش‌قضیه ۸-۱ اگر n تعداد گره‌ها در یک درخت دودویی و d عمق درخت باشد، آنگاه

$$d \geq \lceil \lg(n) \rceil$$

اثبات: می‌دانیم که

$$n \leq 1 + 2 + 2^2 + 2^3 + \dots + 2^d$$

زیرا درخت، تنها یک ریشه، حداکثر دو گره در عمق ۱، حداکثر 2^1 گره در عمق ۲، ... و حداکثر 2^d گره در عمق d دارد. با استفاده از مثال A-۳ در ضمیمه A داریم:

$$n \leq 2^d + 1 - 1$$

بدین معناکه

$$n < 2^d + 1$$

$$\lg n < d + 1$$

$$\lceil \lg n \rceil \leq d + 1$$

اگرچه پیش‌قضیه بعدی واضح به نظر می‌رسد ولی اثبات آن چندان ساده نیست.

پیش‌قضیه ۸-۲ درخت تصمیم معتبر و هرس شده برای جستجوی کلید X در میان n کلید، یک درخت دودویی شامل گره‌های مقایسه است که حداقل $\lceil \lg(n) \rceil$ گره داشته باشد.

اثبات: فرض کنیم که $i_1 \leq i_2 \leq \dots \leq i_s$ مقادیر کلید مجزا باشند. ابتدا نشان می‌دهیم که هر i_j بایستی حداقل در یک گره مقایسه وجود داشته باشد. فرض می‌کنیم که به ازاء برخی مقادیر آنچنان حالاتی برقرار نیست. دو ورودی که برای همه کلیدها به جز کلید آنمشخص هستند را درنظر می‌گیریم و فرض می‌کنیم که X

۳۰۱ حدود پائین برای جستجوی کلیدها انجام می شود

مقدار α^k در یکی از وردها باشد. از آنجاییکه α^k در هیچ مقایسه ای شرکت نکرده و کلیدهای دیگر، رفتار مشابه با هر دو ورودی دارند، لذا درخت تصمیم نیز برای هر دو ورودی به یک صورت عمل خواهد کرد. اما می بینیم که درخت بایستی آرا برای یکی از وردها گزارش کند و در عین حال نبایستی آرا برای ورودی دیگر گزارش نماید. این تناقض نشان می دهد که هر α^k بایستی حداقل در یک گره مقایسه قرار داشته باشد. از آنجاییکه هر α^k بایستی حداقل در یک گره مقایسه باشد، لذا تنها راهی که ما می توانیم کمتر از n گره مقایسه داشته باشیم این بود که حداقل یک کلید α^k فقط در مقایسه با کلیدهای دیگر قرار گیرد و هرگز با X مقایسه نشود. فرض کنید که ما چنین کلیدی داشته باشیم. دو ورودی که در همه جا مساوی هستند به جز α^k ، که α^k کوچکترین کلید در هر دو ورودی است را در نظر بگیرید. فرض کنید که α^k کلید آن در یکی از ورودی ها باشد. یک مسیر از یک گره مقایسه شامل α^k بایستی در یک جهت یکسان برای هر دو ورودی باشد و کلیدهای دیگر هم رفتار مشابه روی هر دو ورودی داشته باشند. بنابراین، درخت تصمیم نیز بایستی برای هر دو ورودی به یک صورت عمل نماید. اما می بینیم که درخت بایستی آرا برای یکی از وردها گزارش کند و در عین حال نبایستی آرا برای ورودی دیگر گزارش نماید. این تناقض ما را به اثبات پیش قفیه می رساند.

قضیه ۸-۱ هر الگوریتم قطعی که برای جستجوی کلید X در میان n کلید مجزا، فقط با مقایسه کلیدها عمل می کند بایستی در بدترین حالت، حداقل $\lceil \lg n \rceil + 1$ مقایسه را انجام دهد.

اثبات: با هر الگوریتم، یک درخت تصمیم معتبر هرس شده برای جستجوی کلید X در میان n کلید مجزا متناظر است. بدترین حالت تعداد مقایسه کلیدها، تعداد گره ها در طولانی ترین مسیر از ریشه به یک برگ در درخت جستجوی دودویی شامل گره های مقایسه در آن درخت تصمیم است که این تعداد برابر عمق درخت دودویی به اضافه یک می باشد. پیش قضیه ۸-۲ بیان می کند که این درخت دودویی، حداقل n گره دارد. بنابراین، براساس پیش قضیه ۸-۱، عمق آن بزرگتر یا مساوی $\lceil \lg n \rceil + 1$ است که این قضیه ما را ثابت می کند.

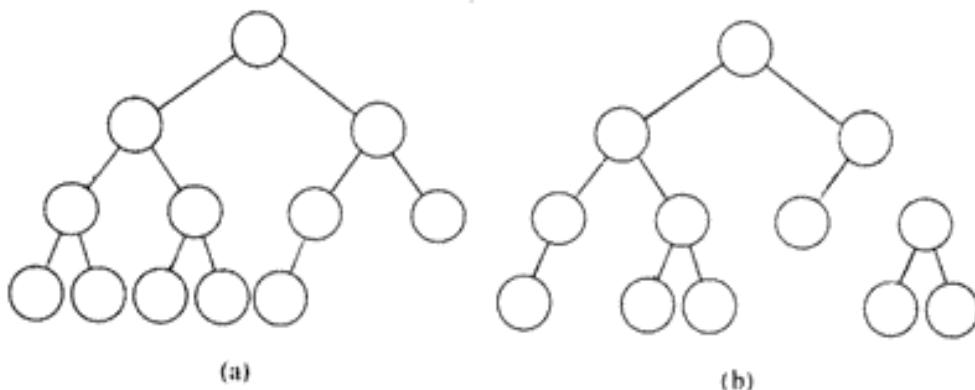
۸-۱-۲ حدود پائین برای حالت میانی

علاوه بر بحث حدود برای حالت میانی، می خواهیم تحلیل حالت میانی را نیز برای جستجوی دودویی انجام دهیم. ما تاکنون برای این تحلیل متوجه مانده ایم زیرا استفاده از درخت تصمیم، تحلیل حالت میانی را تسهیل می کند. بدین منظور، به یک تعریف و یک پیش قضیه نیاز داریم.

یک درخت دودویی را درخت دودویی کامل نسبی گوییم اگر تا عمق $1 - k$ آن کامل شده باشد. همانطوریکه در شکل ۸-۳ ملاحظه می کنید، یک درخت دودویی کامل اصلی می تواند یک درخت دودویی نسبی باشد اما عکس آن صادق نیست. (برای تعریف کامل و کامل اصلی به بخش ۷-۶ مراجعه کنید).

۳۰۲ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو

شکل ۸-۳ (a) یک درخت دودویی کامل اصلی (b) یک درخت دودویی کامل نسبی که کامل اصلی نیست.



پیش قضیه ۸-۳ درخت شامل گره‌های مقایسه در درخت تصمیم معتبر هرس شده متناظر با جستجوی دودویی، یک درخت دودویی کامل نسبی است.

اثبات: اثبات به وسیله استقراء n (تعداد کلیدها) انجام می‌شود. روشن است که درخت شامل گره‌های مقایسه، یک درخت دودویی شامل n گره (هر گره برای یک کلید) می‌باشد. بنابراین، می‌توانیم با استقراء روی تعداد گره‌ها در این درخت دودویی نیز این کار را انجام دهیم.

پایه استقراء: یک درخت دودویی شامل یک گره، کامل نسبی است.

فرض استقراء: فرض کنید که برای هر $n < k$ ، درخت دودویی شامل n گره، کامل نسبی است.

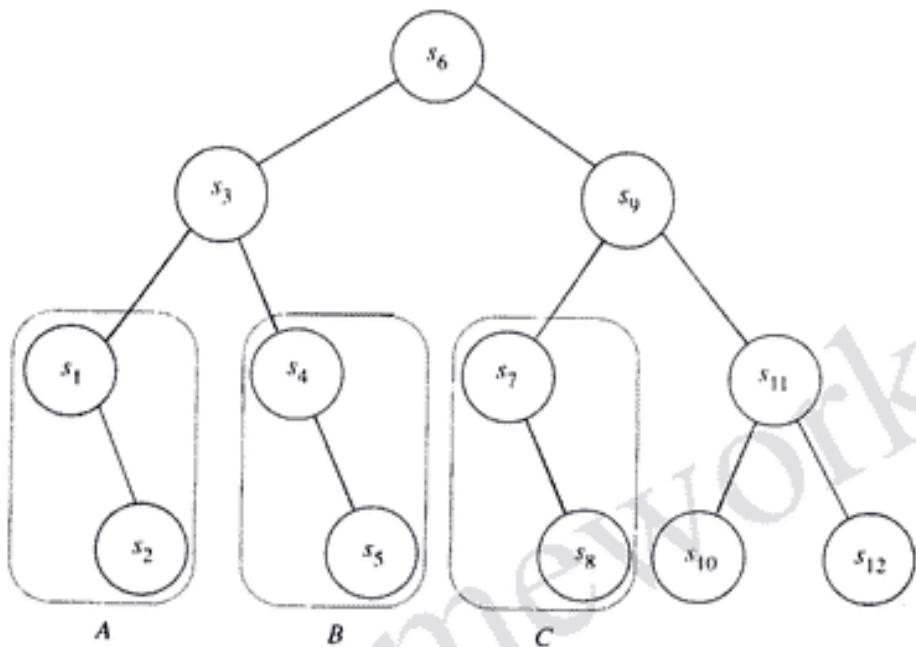
گام استقراء: بایستی نشان دهیم که درخت دودویی شامل n گره نیز کامل نسبی است. ما این کار را به طور مجزا برای مقادیر فرد و زوج n انجام می‌دهیم.

اگر n فرد باشد، آنگاه اولین تقسیم در جستجوی دودویی، آرایه را به دو زیرآرایه به اندازه $2/(n-1)$ تقسیم می‌کند. بنابراین، هر دو زیردرخت چپ و راست، درختهای دودویی متناظر با جستجوی دودویی هستند. وقتی که $2/(n-1)$ کلید مورد جستجو باشند. این درختها، با توجه به فرض استقراء، کامل نسبی می‌باشند. از آنجاییکه آنها درخت‌های کامل نسبی مشابه هستند، لذا درختی که آنها زیردرخت چپ و راست آن هستند نیز کامل نسبی است.

اگر n زوج باشد، آنگاه اولین تقسیم در جستجوی دودویی، درخت را به یک زیرآرایه به اندازه $2/n$ در راست و یک زیرآرایه به اندازه $2/(n-1)$ در چپ تقسیم می‌کند. برای واقعی تر شدن بحث حالتی را در نظر گرفتیم که تعداد فرد کلیدها در سمت چپ قرار بگیرد. زیرا هنگامی که تعداد کلیدها در سمت راست فرد است، اثبات پیش قضیه مشابه خواهد بود. در اینصورت زیردرختهای چپ و راست زیردرخت چپ، همانند بحث قبلی، درخت مشابه دارند. یک زیردرخت از زیردرخت راست نیز از همان درخت مشابه است (شما باید آن را تعیین کنید). از آنجاییکه زیردرخت راست، براساس فرض استقراء، کامل نسبی است و از آنجاییکه یکی از زیردرختهای آن، درخت مشابه نظیر زیردرختهای چپ و راست زیردرخت چپ دارد، لذا کل درخت نیز بایستی کامل نسبی باشد. به شکل ۸-۴ توجه کنید.

تعدد پائین برای جستجوی کلیدها انجام می شود ۳۰۳

شکل ۸-۴ درخت دودویی شامل گره های مقایسه در درخت تصمیم متناظر با جستجوی دودویی هنگامی که $n=12$ است. فقط مقادیر کلیدها در گره ها نشان داده شده اند. زیردرخت های A، B و C ساختار مشابهی دارند.



تحلیل پیجیدگی زمانی حالت میانی الگوریتم ۱-۲ (جستجوی دودویی، بازگشتی)

عمل میتایی: مقایسه x با $s[mid]$.

اندازه ورودی: n . تعداد عناصر آرایه.

ابتدا حالتی را در نظر می گیریم که می دانیم X در آرایه هست. با این فرض که X می تواند با یک احتمال یکسان در هر یک از اندیشهای آرایه باشد، تحلیل را آغاز می کنیم. به مجموع تعداد گره ها در مسیر از ریشه به یک گره، فاصله گره و به مجموع فواصل گره به همه گره ها، مجموع فاصله گره (TND) گوییم. توجه داشته باشید که فاصله یک گره، یک واحد بزرگتر از طول مسیر از ریشه به آن گره است. برای درخت دودویی شامل گره های مقایسه در شکل ۸-۱ داریم

$$TND = 1 + 2 + 2 + 3 + 3 + 3 = 17$$

مشاهده این نکته که مجموع تعداد مقایسات انجام شده توسط درخت تصمیم جستجوی دودویی برای جایگزینی X در همه اندیشهای ممکن آرایه برابر TND درخت دودویی شامل گره های مقایسه است، کار چندان مشکلی نیست. با فرض اینکه همه اندیشه از احتمال یکسانی برخوردارند، میانگین تعداد مقایسات مورد نیاز برای جایگزینی X برابر است با TND/n . مقداردهی اولیه $1 - 3^k = n$ که k یک مقدار صحیح است، را انجام می دهیم. پس قضیه ۳-۸ بیان می کند که درخت دودویی شامل گره های مقایسه در درخت

۳۰۴ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی : مسئله جستجو

تصمیم جستجوی دودویی، یک درخت کامل نسبی است. روشن است که اگر یک درخت دودویی نسبی شامل $1 - 3^k$ گره باشد، آنگاه یک درخت دودویی کامل خواهد بود. درخت دودویی در شکل ۸-۱ حالتی را نشان می دهد که در آن $3 = k$ است. در یک درخت دودویی کامل، TND بدین صورت تعیین می شود که

$$\begin{aligned} TND &= 1 + 2(2) + 3(2^2) + \dots + k(2^{k-1}) \\ &= \frac{1}{2} [(k-1)3^{k+1} + 2] = (k-1)3^k + 1 \end{aligned}$$

تساوی اخیر از مثال A-۵ در ضمیمه A بدست آمده است. از آنجاییکه $1 - 3^k = n + 1$ است، لذا میانگین تعداد مقایسات برابر است با

$$A(n) = \frac{TND}{n} = \frac{(k-1)(n+1) + 1}{n} \approx k-1 = \lg n$$

برای n در حالت کلی، میانگین تعداد مقایسات تقریباً به صورت زیر است:

$$1 \leq A(n) \leq \lg n$$

این میانگین به حد بالا نزدیکتر است، اگر n توانی از ۲ بوده با کمی بزرگتر از توانی از ۲ باشد. از آنطرف میانگین به حد پائین نزدیکتر است اگر n کمی کوچکتر از توانی از ۲ باشد. شکل ۸-۱، علت آن را نشان می دهد. اگر ما دقیقاً یک گره را به درخت اضافه کنیم بطوری که مجموع تعداد گرهها برابر ۸ شود، $\lg n$ از ۲ به ۳ پرش می کند؛ اما میانگین تعداد مقایسات به سختی تغییر می کند.

در ادامه، حالتی را درنظر می گیریم که ممکن است x در آرایه نباشد. $1 - 2n + 1$ امکان مختلف وجود دارد: x می توانست کوچکتر از همه عناصر باشد، میان هر دو عنصر باشد، و یا بزرگتر از همه عناصر باشد. بدین ترتیب ما می توانستیم داشته باشیم:

$$\begin{array}{ll} x = s_i & 1 \leq i \leq n \\ x < s_1 \\ s_i < x < s_{i+1} & 1 \leq i \leq n-1 \\ x > s_n \end{array}$$

سه حالتی را تحلیل می کنیم که هر یک از این امکانها از احتمال یکسانی برخوردار باشند. مقداردهی اولیه $1 - 3^k = n$ ، که k یک مقدار صحیح است، را انجام می دهیم. مجموع تعداد مقایسات برای جستجوهای موفق برابر TND درخت دودویی شامل گرههای مقایسه است. به خاطر دارید که این تعداد معادل $1 + (1 - 2^k + k)$ است. k مقایسه برای هر یک از $n+1$ جستجوی موفق وجود دارد (به شکل ۸-۱ نوجه کنید). لذا میانگین تعداد مقایسات برابر است با

$$A(n) = \frac{TND + k(n+1)}{2n+1} = \frac{(k-1)3^k + 1 + k(n+1)}{2n+1}$$

از آنجاییکه $1 - 3^k = n + 1$ است، لذا داریم:

حدود پالین برای بستههایی که فقط با مقایسه کلیدها انجام می‌شوند ۳۰۵

$$\begin{aligned} A(n) &= \frac{(k-1)(n+1) + 1 + k(n+1)}{2n+1} \\ &= \frac{nk(n+1) + 1 - (n+1)}{2n+1} \\ &\approx k - \frac{1}{2} = \lfloor \lg n \rfloor + 1 - \frac{1}{2} = \lfloor \lg n \rfloor + \frac{1}{2} \end{aligned}$$

برای n در حالت کلی، میانگین تعداد مقایسات تقریباً بصورت زیر است:

$$\lfloor \lg n \rfloor + \frac{1}{2} \leq A(n) \leq \lfloor \lg n \rfloor + \frac{1}{2}$$

میانگین به حد بالاتر نزدیکتر است اگر n توانی از ۲ بوده یا کمی بزرگتر از توانی از ۲ باشد. از طرف دیگر، میانگین به حد پائین نزدیکتر است اگر n کمی کوچکتر از توانی از ۲ باشد.

کارایی حالت میانی جستجوی دودویی خوبی بهتر از بدترین حالت آن نیست. ما می‌توانیم این مطلب در شکل ۸-۱ مشاهده کنیم. این نکته، حتی زمانی که جستجوهای ناموفق را نیز کنار می‌گذاریم نیز صحیح است. (توجه کنید که تمامی جستجوهای ناموفق در زیر درخت قرار دارند.)

پیش قضیه ۸-۴ TND یک درخت دودویی شامل n گره معادل $\min_{\text{TND}}(n)$ است، اگر و فقط اگر یک درخت کامل نسبی باشد.

اثبات: فرض کنید درخت وجود دارد که کامل نسبی نیست. از اینرو بایستی گره‌ای (نه در یکی از دو سطح زیرین درخت) باشد که حداقل یک فرزند داشته باشد. ما می‌توانیم هر گره A را از سطح زیرین حذف نموده و آن را به عنوان فرزند آن گره تک فرزند قرار دهیم. درخت حاصل، یک درخت دودویی شامل n گره است. تعداد گره‌ها در مسیر منتهی به A در درخت جدید، حداقل یک واحد کمتر از تعداد گره‌ها در مسیر منتهی به A در درخت اصلی خواهد بود. تعداد گره‌ها در تمامی مسیرهای منتهی به گره‌های دیگر یکسان خواهد بود. بنابراین، ما یک درخت دودویی شامل n گره ایجاد کردیم که TND آن کوچکتر از TND درخت اصلی است. بدین معنا که درخت اصلی ما، یک TND می‌نمایم ندارد. مشاهده این نکته که TND برای همه درختهای دودویی کامل نسبی شامل n گره مقداری مشابه است، کار چندان مشکلی نیست. بنابراین، چنین درختهایی بایستی TND می‌نمایم داشته باشند.

پیش قضیه ۸-۵ پیچیدگی زمانی حالت میانی جستجوی دودویی برای جستجوی کلید x در میان n کلید برابر است با $\min_{\text{TND}}(n)/n$.

اثبات: همانطوریکه در تحلیل حالت میانی جستجوی دودویی بحث شد، پیچیدگی زمانی حالت میانی با تقسیم TND/n معادل است. با استفاده از پیش قضایای ۸-۳ و ۸-۴ می‌توانید این پیش قضیه را اثبات کنید.

۳۰۶ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو

پیش‌قضیه ۸-۶ اگر فرض کنیم که X با احتمال مشابهی برای هر یک از اندیسها در آرایه موجود است، آنگاه پیچیدگی زمانی حالت میانی هر الگوریتم قطعی که کلید X را در آرایه n کلیدی مجزا جستجو می‌کند به حد پائین $\min TND(n)/n$ محدود می‌شود.

اثبات: همانطوریکه در پیش‌قضیه ۲-۲ نشان دادیم، هر عنصر آرایه π باستی حداقل یک مرتبه با X در درخت تصمیم متناظر با الگوریتم مقایسه شود. فرض کنید که π_i تعداد گره‌ها در کوتاهترین مسیر منتهی به گره شامل مقایسه π_i با X باشد. از آنجاییکه هر کلید از احتمال مشابه $1/n$ برای جستجو برخوردار است، لذا حد پائین برای پیچیدگی زمانی حالت میانی برابر است با

$$c_1\left(\frac{1}{n}\right) + c_2\left(\frac{1}{n}\right) + \dots + c_n\left(\frac{1}{n}\right) = \frac{\sum_{i=1}^n c_i}{n}$$

به عنوان تمرین نشان دهید که این مقدار بزرگتر یا مساوی $\min TND(n)$ است.

قضیه ۸-۷ در میان الگوریتم‌های قطعی که کلید X را در آرایه n کلیدی مجزا، فقط با مقایسه کلیدها جستجو می‌کنند، جستجوی دودویی در حالت میانی بهینه است اگر ما فرض کنیم که X در آرایه موجود بوده و همه اندیس‌های آرایه از احتمال یکسانی برخوردار باشند. بنابراین، چنین الگوریتمی باید به طور متوسط تقریباً $1 - \lg n$ مقایسه را انجام دهد.

اثبات: اثبات این قضیه با استفاده از پیش‌فضایی ۸-۵ و ۸-۶ و تحلیل پیچیدگی زمانی حالت میانی جستجوی دودویی انجام می‌شود.

گفته شد که جستجوی دودویی در حالت میانی تحت شرایط خاصی از توزیع احتمالات، بهینه است و برای توزیع‌های احتمالی دیگر، ممکن است چنین نباشد. برای مثال، اگر احتمال وجود X در $S[1:n]$ برابر $1/9999$ باشد، بهینه‌تر این است که ابتدا X را با $S[1:n]$ مقایسه کنیم. این بحث به دلیل نادیده انگاشتن برخی موارد چندان کاربردی به نظر می‌رسد. برای آشنایی بیشتر می‌توانید به بخش ۲-۵ مراجعه کنید.

۸-۲ جستجوی درون‌یابی (Interpolation Search)

حدودی را که تاکنون بدست آورده‌ایم، مربوط به الگوریتم‌های هستند که تنها براساس مقایسه کلیدها عمل می‌کنند. اگر در جستجوی کلید از اطلاعات دیگری نیز استفاده کنیم، آنگاه می‌توانیم حدود بدست آمده را اصلاح کنیم. به خاطر دارید که بارگذاری پیداکردن شماره تلفن کالین از وسط دفترچه شروع به جستجو نکرد، زیرا او می‌داند اسم که با حرف C شروع می‌شوند نزدیک به ابتدای دفترچه هستند.

فرض کنید که ما در حال جستجوی ۱۰ عدد صحیح هستیم و می‌دانیم که اولین عدد صحیح در محدوده ۰ تا ۹، دومنی عدد صحیح از ۱۰ تا ۱۹، سومین عدد صحیح از ۲۰ تا ۲۹,...، و دهمین عدد

جستجوی درون یابی ۳۰۷

صحیح از ۹۰ تا ۹۹ قرار دارد. آنگاه اگر کلید x کوچکتر از $S[low]$ باشد، فوراً "عدم وجود کلید" را گزارش می‌کنیم و در غیر اینصورت کلید x را با $\lfloor \frac{S[low] + S[high]}{2} \rfloor$ مقایسه می‌کنیم. برای مثال، $x=25$ را با $S[3]=10$ مقایسه می‌کنیم. اگر آن دو مساوی نبودند، "عدم وجود کلید" را گزارش می‌کنیم. الگوریتمی که از این استراتژی استفاده نماید به جستجوی درون یابی موسوم است. در جستجوی دودویی، low را با ۱ و $high$ را با n مقداردهی می‌کنیم و سپس با استفاده از درون یابی خطی، تعیین می‌کنیم که کلید x تقریباً در کدام نقطه جای گرفته است. بدینصورت که

$$mid = low + \lfloor \frac{x - S[low]}{S[high] - S[low]} \times (high - low) \rfloor$$

جستجوی درون یابی

الگوریتم ۸-۱

مسئله: تعیین کنید آیا x در آرایه مرتب شده S با اندازه n وجود دارد یا خیر.
ورودی: عدد صحیح مشتبه n ، آرایه مرتب شده (به ترتیب غیرنژولی) S با شاخصهایی از ۱ تا n .
خروجی: اندیس آن محل X در آرایه؛ صفر، اگر X در آرایه نباشد.

```
void interpsrch (int n,
                  const number S[],
                  number x,
                  index& i)
{
    index low, high, mid;
    number denominator;
    low = 1; high = n;
    i = 0;
    if (S[low] ≤ x ≤ S[high])
        while (low <= high && i == 0) {
            denominator = S[high] - S[low];
            if (denominator == 0)
                mid = low;
            else
                mid = low + ⌊((x - S[low]) * (high - low)) / denominator⌋;
            if (x == S[mid])
                i = mid;
            else if (x < S[mid])
                high = mid - 1;
            else
                low = mid + 1;
        }
}
```

۳۰۸ پیپیدکی محاسبات تکمیلی : مسئله بسته

فرض کنید که کلیدها با توزیع غیریکنواخت بین $[1, n]$ قرار گرفته‌اند. به این معنا که احتمال انتخاب تصادفی یک کلید در یک محدوده خاص با احتمال انتخاب آن در محدوده‌ای دیگر با همان طول، یکسان است. در چنین حالتی انتظار داریم که X را تقریباً در اندیسی که توسط جستجوی درون‌یابی تعیین می‌شود پیدا کنیم. با این فرض که کلیدها به طور غیریکنواخت توزیع شده‌اند و کلید X می‌تواند با احتمال مشابه در هر یک از اندیسها باشد، می‌توانیم نشان دهیم که پیچیدگی زمانی حالت میانی جستجوی درون‌یابی برابر است با

$$A(n) \approx \lg(\lg(n))$$

اگر مقدار n برابر یک میلیون باشد، آنگاه مقدار $\lg n$ در حدود ۲۰ و مقدار $(\lg n)$ در حدود ۵ خواهد شد.

در ادامه، به بررسی بدترین حالت الگوریتم جستجوی درون‌یابی می‌پردازیم. فرض کنید که ده کلید با مقادیر ۱، ۲، ۳، ۴، ۵، ۶، ۷، ۸، ۹ و ۱۰ داریم. اگر کلید مورد جستجوی 5 عدد ۱۰ باشد، آنگاه mid مکرراً با low مقداردهی شده و X با تمامی کلیدها مقایسه می‌شود. در بدترین حالت، جستجوی درون‌یابی به یک جستجوی ترتیبی تنزل پیدا می‌کند. توجه داشته باشید که زمانی این اتفاق می‌افتد که متغیر mid مکرراً با low مقداردهی شود. یک جستجوی درون‌یابی تغییر پاشه موسوم به جستجوی درون‌یابی توانمند، با ارائه یک متغیر جدید gap ، این مشکل را رفع نمود. متغیر gap که همیشه کوچکتر یا مساوی $mid-low$ و $mid-high$ است به صورت زیر مقداردهی می‌شود:

$$gap = \lfloor (high - low + 1)^{1/2} \rfloor$$

و mid با همان فرمول قبلی برای درون‌یابی خطی محاسبه می‌شود. بعد از این محاسبه، مقدار mid احتماً با رابطه زیر تغییر می‌یابد:

$$mid = \min(\max(mid - gap, low), \max(mid + gap, high))$$

در مثال قبل که $x=10$ و ده کلید ۱، ۲، ۳، ۴، ۵، ۶، ۷، ۸، ۹ و ۱۰ مورد نظر بودند، gap با $3 = \lfloor (10 - 1 + 1)^{1/2} \rfloor$ و mid با ۱ مقداردهی شده است و داریم

$$mid = \min(\max(10 - 3, low), \max(10 + 3, high)) = 4$$

در این روش تضمین می‌کنیم که شاخص مورد استفاده برای مقایسه، حداقل موقعیت‌های gap دور از low و $high$ می‌باشد. هنگامی که جستجوی X در یک زیرآرایه، شامل تعداد بیشتری از عناصر آرایه دنبال می‌شود، مقدار gap دو برابر می‌گردد، اما هرگز بزرگتر از نصف تعداد عناصر آرایه در آن زیرآرایه نمی‌شود. با این فرض که کلیدها به طور غیر یکنواخت توزیع شده‌اند و کلیدها X می‌توانند با احتمال مشابه در هر یک از اندیس‌های آرایه قرار داشته باشد، پیچیدگی زمانی حالت میانی جستجوی درون‌یابی توانمند برابر است با $(\lg n)^{\theta}$ و پیچیدگی زمانی بدترین حالت آن برابر است با $(\lg n)^{\theta}$ که بدتر از جستجوی دودویی و بسیار بهتر از جستجوی درون‌یابی است.

۸-۳ جستجو در درختها

با وجود اینکه الگوریتم جستجوی درون پایی و الگوریتم اصلاح شده آن بسیار کارا هستند، معملاًک نمی توانند در کاربردهای متعدد مورد استفاده قرار گیرند زیرا آرایه ها، ساختار داده ای مناسب برای مرتب سازی داده ها در این کاربردها نمی باشد. نشان می دهیم که به جای آرایه می توانیم از ساختار داده ای درخت استفاده کنیم. همچنین نشان می دهیم که الگوریتم های $n \lg n$ برای جستجوی درختی وجود دارند.

جستجوی ایستا، پردازشی است که در آن تمامی رکوردها در یک زمان به فایل اضافه می شوند و هیچ نیازی به جمع با حذف بعدی رکوردها نیست. یک مثال از جستجوی ایستا را می توان در جستجوی انجام شده توسط دستورات سیستم عامل دید. بسیاری از کاربردها به جستجوی پویا نیاز دارند؛ پردازشی که در آن رکوردها، مکرراً به فایل اضافه یا از آن حذف شوند. یک سیستم رزوسایون هوایپمایی تموндای از این نوع جستجو است، زیرا مشتری ها مکرراً می توانند زمانبند را فراغوئی کرده و از پرواز موردنظر خود انتراف دهند.

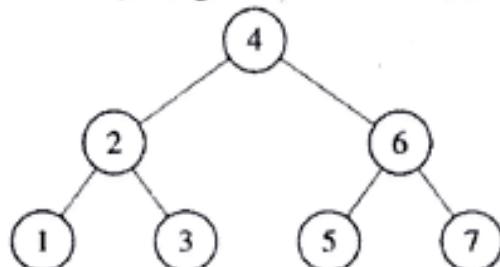
ساختار آرایه برای جستجوی پویا بسیار نامناسب است، زیرا هنگامی که ما یک رکورد را به آرایه مرتب شده اضافه می کنیم بایش نامناسب رکوردهای زیرین آن را جابجا کنیم. جستجوی دودویی به ساختار آرایه نیازمند است چرا که باید روش کارایی برای یافتن عنصر میانی داشته باشد. این بدین معنا است که جستجوی دودویی نمی تواند برای جستجوی پویا بکار گرفته شود. اگرچه ما می توانیم رکوردها را به راحتی به یک لیست پیوندی اضافه و یا از آن حذف نمائیم، اما هیچ روش کارایی برای جستجوی یک لیست پیوندی وجود ندارد. بنابراین، لیست پیوندی نیز نمی تواند نیازهای یک جستجوی پویا را برآورده سازد. جستجوی پویا می تواند به صورت کارایی با استفاده از ساختار درخت درختهای شود. ابتدا، درباره درختهای جستجوی دودویی بحث کرده، سپس به معرفی درختهای B-tree (B-tree) که اصلاح شده درختهای جستجوی دودویی هستند می پردازیم.

۸-۳-۱ درختهای جستجوی دودویی

درختهای جستجوی دودویی در بخش ۲-۵ معرفی شدند. با وجود این، هدف ما بحث در مورد کاربرد آن در جستجوی ایستا است. بدین صورت که می خواهیم درخت بهینه ای را براساس احتمالات جستجوی کلیدها ایجاد نمائیم. الگوریتم سازنده درخت (الگوریتم ۳-۹) نیاز دارد که تمامی کلیدها در یک زمان اضافه شوند و این بدین معناست که این کاربرد به جستجوی ایستا نیازمند است. درختهای جستجوی دودویی برای جستجوی پویا نیز مناسب هستند. با استفاده از درخت جستجوی دودویی معمولاً می توانیم میانگین زمان جستجو را پائین نگه داریم؛ در حالیکه کلیدها را به سرعت اضافه و یا حذف می کنیم. به عبارت دیگر، ما می توانیم با انجام پیمایش سطحی روی درخت، کلیدها را به ترتیب خاص بازیابی کنیم. بخاراط دارید که در یک پیمایش سطحی (in-order traversal) روی یک درخت دودویی، ابتدا گره های زیر درخت

۳۱۰ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی : مسئله جستجو

شکل ۸-۵ یک درخت جستجوی دودویی شامل هفت عدد صحیح ابتدایی.



چپ پیمایش شده، سپس با ملاقات ریشه به پیمایش گره‌های زیردرخت راست می‌پردازیم.

شکل ۸-۵، یک درخت جستجوی دودویی شامل هفت عدد صحیح ابتدایی را نشان می‌دهد. الگوریتم جستجو (الگوریتم ۳-۸) به وسیله مقایسه کلید X با مقدار موجود در ریشه، جستجو در درخت را انجام می‌دهد. اگر آن دو مساوی باشند، کار انجام شده است. اگر X کوچکتر باشد، استراتژی جستجو برای فرزند چپ، تکرار می‌شود و اگر X بزرگتر باشد، استراتژی جستجو برای فرزند راست بکار می‌رود. این عمل آنقدر ادامه می‌یابد تا X پیدا شود یا عدم وجود X در درخت مشخص شود.

ما می‌توانیم کلیدها را با کارایی بالایی به درخت شکل ۸-۵ اضافه و یا از آن حذف نماییم. عنوان مثال، برای اضافه کردن کلید ۵/۵، ابتدا به اولین گره توجه می‌کنیم. اگر ۵/۵ بزرگتر از کلید موجود در گره باشد، به سمت راست و در غیراینصورت به سمت چپ حرکت می‌کنیم تا اینکه برگ شامل کلید ۵ را پیدا کنیم. آنگاه کلید ۵/۵ را به عنوان فرزند راست برگ ۵ اضافه می‌کنیم.

یک نکته مهم در بحث درختهای جستجوی دودویی این است که وقتی کلیدها به صورت پویا اضافه یا حذف می‌شوند، تضمینی وجود ندارد که درخت حاصل متوازن باقی بماند. برای مثال، اگر تمامی کلیدها به ترتیب صعودی حذف شوند، درخت شکل ۸-۶ بدست می‌آید. این درخت که به درخت انحرافی موسوم است، یک لیست پیوندی می‌باشد. یکی از کاربردهای الگوریتم ۳-۸ با این درخت در جستجوی ترتیبی است که در آن از یک درخت جستجوی دودویی به جای لیست پیوندی استفاده می‌شود.

اگر کلیدها به طور تصادفی اضافه شوند، به نظر می‌رسد که درخت حاصل بسیار متوازن‌تر از حالت قبل باشد (برای بحث ارقام تصادفی به بحث A-۸-۱ در ضمیمه A مراجعه کنید). بنابراین، در حالت میانی، زمان جستجوی کارایی را انتظار داریم. در واقع، از این نتیجه می‌توانیم به یک قضیه دست یابیم. این قضیه، متوسط زمان جستجو برای ورودیهایی شامل n کلید مجزا با احتمال مشابه را تعیین می‌کند. "ورودیهای با احتمال مشابه" بدین معناست که هر ترتیب ممکنی از n کلید می‌تواند با یک احتمال یکسان به عنوان ورودی الگوریتم درنظر گرفته شود. برای مثال، اگر $n = 3$ و $s_1 < s_2 < s_3$ سه کلید مجزا باشند، آنگاه ورودیهای زیر از احتمال مشابهی برخوردارند:

$$[s_1, s_2, s_3]$$

$$[s_1, s_3, s_2]$$

$$[s_2, s_1, s_3]$$

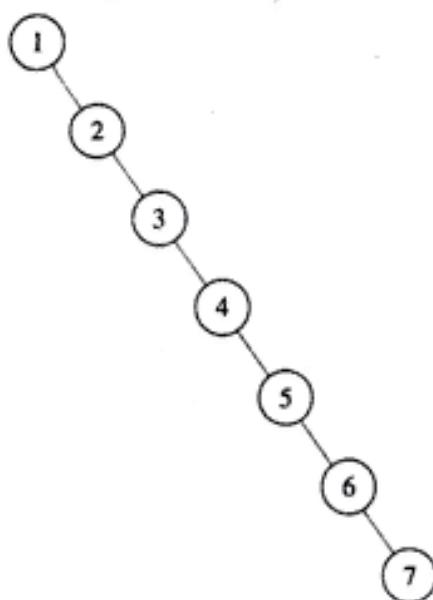
$$[s_2, s_3, s_1]$$

$$[s_3, s_1, s_2]$$

$$[s_3, s_2, s_1]$$

جستجو در درختها ۳۱۱

شکل ۸-۶ یک درخت جستجوی دودویی انحرافی شامل هفت عدد صحیح ابتداً.



توجه داشته باشید که گاهی اوقات، دو ورودی می‌توانند درخت مشابهی را ایجاد کنند. برای مثال، ورودیهای $[s_1, s_2, s_3, s_4]$ از درختی با ریشه s_2 در چپ و s_3 در راست نتیجه می‌شوند. گاهی اوقات نیز یک درخت به وسیلهٔ تنها یک ورودی تولید می‌شود.

قضیه ۸-۲ با این فرض که همه ورودیها از احتمال مشابهی برخوردارند و کلید جستجوی X می‌تواند با احتمال مشابهی در میان n کلید مجزا باشد، متوسط زمان جستجو برای تمام ورودیهای شامل n کلید مجزا با استفاده از درختهای جستجوی دودویی تقریباً برابر است با

$$A(n) \approx 1/38 \lg n$$

اثبات: اثبات قضیه را با این فرض که کلید X در درخت وجود دارد، انجام می‌دهیم. تمام درختهای جستجوی دودویی شامل n کلید مجزا که k امین کلید کوچکتر آنها در ریشه قرار دارد را در نظر می‌گیریم. هر یک از این درختها، $1-k$ گره در زیردرخت چپ و $n-k$ گره در زیردرخت راست خود دارد. متوسط زمان جستجو برای ورودیهایی که این درختها را تولید می‌کنند، با مجموع سه کمیت زیر ارائه می‌شود:

- متوسط زمان جستجو در زیردرخت چپ
- متوسط زمان جستجو در زیردرخت راست
- یک مقایسه در ریشه

متوسط زمان جستجو در زیردرخت چپ از چنین درختهایی برابر $(1-k)/A$ و متوسط زمان جستجو در زیردرخت راست برابر $(n-k)/A$ است. از آنجاییکه فرض کردیم X با احتمال مشابهی می‌تواند هر یک از کلیدها باشد، لذا احتمال وجود X در زیردرختهای چپ و راست به ترتیب برابر است با

۳۱۲ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو

$$\frac{n-k}{n}, \quad \frac{k-1}{n}$$

اگر فرض کنیم که $A(n+k)$ به متوسط زمان جستجو روی تمام ورودیهای به اندازه n که درختهای جستجوی دودویی با k امین کلید کوچکتر در ریشه را تولید می‌کند، اشاره می‌نماید، آنگاه خواهیم داشت:

$$A(n+k) = A(k-1) \frac{k-1}{n} + A(n-k) \frac{n-k}{n} + 1$$

از آنجاییکه تمامی ورودیها از احتمال مشابهی برخوردارند، لذا هر کلید نیز می‌تواند با احتمال مشابهی به عنوان اولین کلید (کلید ریشه) درنظر گرفته شود. بنابراین، متوسط زمان جستجو روی تمام ورودیهای به اندازه n برای مبانگین $A(n+k)$ برای می‌باشد. یعنی

$$A(n) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \left[\frac{k-1}{n} A(k-1) + \frac{n-k}{n} A(n-k) + 1 \right]$$

اگر $C(n)$ را با $A(n)$ مقداردهی کرده و به جای $A(n)/n$ در رابطه $C(n)/n$ را قرار دهیم، آنگاه

$$\frac{C(n)}{n} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \left[\frac{k-1}{n} \frac{C(k-1)}{k-1} + \frac{n-k}{n} \frac{C(n-k)}{n-k} + 1 \right]$$

که به صورت زیر ساده می‌شود:

$$\begin{aligned} C(n) &= \sum_{k=1}^n \left[\frac{C(k-1)}{n} + \frac{C(n-k)}{n} + 1 \right] \\ &= \sum_{k=1}^n \frac{1}{n} [C(k-1) + C(n-k)] + n \end{aligned}$$

وضعیت ابتدایی به صورت زیر است:

$$C(1) = 1A(1) = 1$$

این معادله بازگشتی، تقریباً مشابه حالت میانی Quicksort (الگوریتم ۲-۶) است. در تحلیل حالت میانی Quicksort داشتیم:

$$C(n) \approx 1/38(n+1) \lg n$$

بنابراین،

$$A(n) \approx 1/38 \lg n$$

توجه داشته باشید که این قضیه بدین معنا نیست که متوسط زمان جستجو برای یک ورودی خاص شامل n کلید مجزا در حدود $1/38 \lg n$ است. یک ورودی خاص، درختی نظیر شکل ۸-۶ را تولید می‌کند که به وضوح متوسط زمان جستجوی آن در $\theta(n^2)$ خواهد بود. قضیه ۸-۳، متوسط زمان جستجو برای تمام ورودیهای شامل n کلید مجزا را تعیین می‌کند.

۸-۳-۲ درختهای-B

در بسیاری از کاربردها، کارایی ممکن است تا حد زیادی به یک زمان جستجوی خطی تنزل پیدا کند. به عنوان مثال، کلیدهای اشاره‌گر به رکوردها در یک بانک اطلاعاتی بزرگ، اغلب نمی‌توانند همگی در یک زمان در حافظه‌ای با سرعت بالا (RAM) جای بگیرند. بنابراین، برای انجام جستجو به دستیابی چنددیسکی نیاز داریم. (به چنین جستجویی، جستجوی خارجی گوییم؛ در حالیکه اگر تمامی کلیدها به طور همزمان در حافظه باشند، جستجوی داخلی انجام می‌شود.) از آنجاییکه دستیابی دیسکی، با حرکت مکانیکی هدهای خواندن/نوشتن و دستیابی RAM با انتقال داده‌های الکترونیکی سروکار دارد، لذا دستیابی دیسکی، کندتر از دستیابی RAM عمل می‌کند. یک روش برای رفع این مشکل، نوشتن برنامه‌ای است که درخت جستجوی دودویی موجود را به عنوان ورودی گرفته و یک درخت جستجوی دودویی متوازن شامل همان کلیدهای درخت اصلی را به عنوان خروجی ارائه می‌نماید. این برنامه به صورت دوره‌ای اجرا می‌شود. الگوریتم ۳-۹، یک الگوریتم برای این برنامه است که بسیار قویتر از یک الگوریتم متوازن‌ساز ساده می‌باشد. زیرا قادر است احتمال هر کلید را به عنوان کلید جستجو درنظر بگیرد.

در سال ۱۹۷۲، E.McCreight و Bayer، اصلاحی را روی درخت‌های جستجوی دودویی به نام درختهای-B انجام دادند. هنگامی که کلیدها به یک درخت-B اضافه و یا از آن حذف می‌شوند، همه برگها در همان سطح باقی می‌مانند که این امر حتی بهتر از مسئله متوازن‌سازی درخت‌ها است. الگوریتم‌های ارائه شده برای درخت‌های-B را می‌توانید در کتاب Kruse (۱۹۹۴) پیدا کنید. در اینجا فقط به تشرییح چگونگی حفظ کلیدهای در یک سطح، به هنگام اضافه کردن کلیدها می‌پردازیم.

یکی از ساده‌ترین انواع درخت-B، درخت ۳-۲ است. ویژگیهای این درخت به شرح ذیل است:

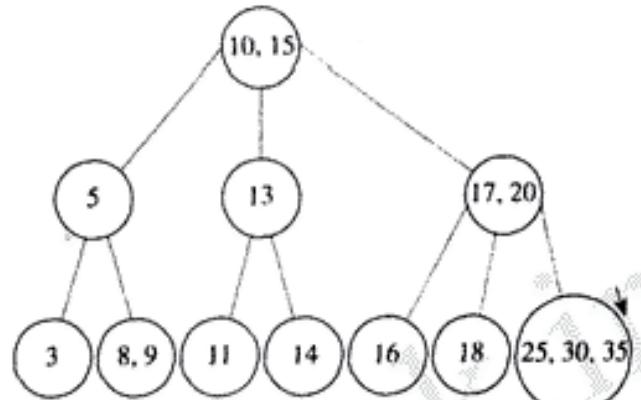
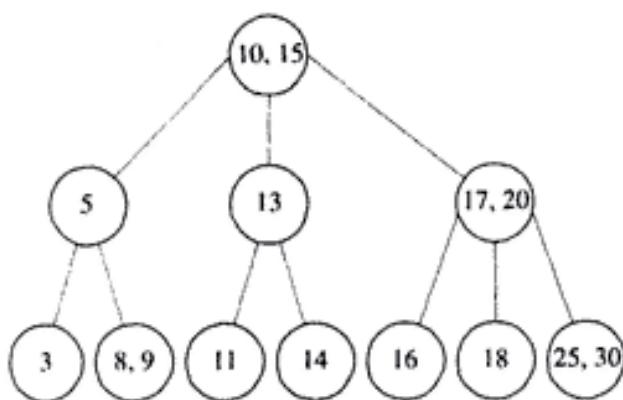
- هر گره شامل یک یا دو کلید است.
- اگر یک گره غیربرگ شامل یک کلید باشد، حتماً دو فرزند دارد و اگر آن شامل سه کلید باشد، در اینصورت سه فرزند خواهد داشت.
- کلیدهای زیردرخت چپ یک گره خاص، کوچکتر یا مساوی کلید ذخیره شده در آن گره هستند.
- اگر یک گره شامل دو کلید باشد، کلیدهای زیردرخت میانی گره، بزرگتر یا مساوی کلید چپ و کوچکتر یا مساوی کلید راست می‌باشند.
- همه برگها در یک سطح قرار دارند.

شکل ۸-۷، یک درخت ۳-۲ و نحوه اضافه کردن یک کلید جدید به آن را نشان می‌دهد. توجه داشته باشید که درخت، متوازن باقی می‌ماند زیرا از ریشه به صورت عمیقی رشد می‌یابد، نه از راه برگها. به طور مشابه، هنگامی که گره‌ای را حذف می‌کنیم، درخت از ریشه به طور عمیقی عقب می‌کشد. در این روش، تمام برگها در یک سطح باقی می‌مانند و زمان‌های جستجو، اضافه و حذف در $O(\lg n)$ قرار می‌گیرند. روشن است که یک پیمایش سطحی روی درخت، کلیدهای را به شکل مرتب شده‌ای بازیابی می‌کند و به همین دلیل، درختهای-B در اکثر سیستمهای مدیریت بانکهای اطلاعاتی بکار می‌روند.

۳۱۴ پیپدکی مذهبیاتی تکمیلی : مسئله جستجو

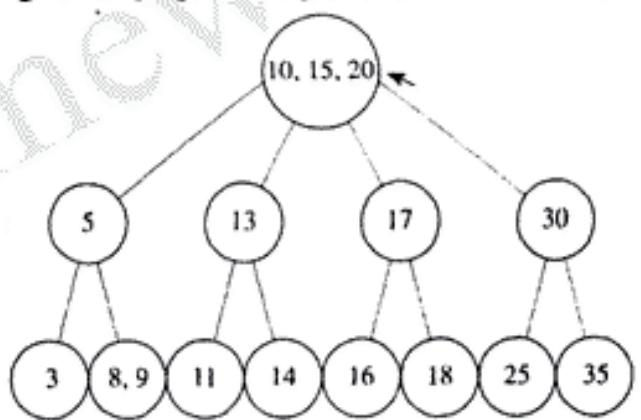
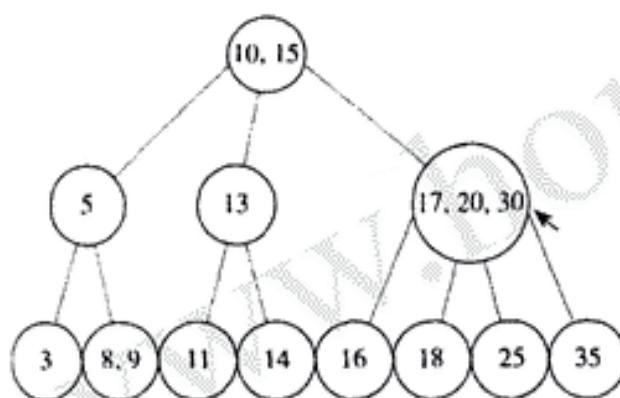
شکل ۸-۷ روش اضافه کردن یک کلید جدید به یک درخت ۲-۲

(b) ۳۵ در یک دنباله مرتب شده در یک برگ به درخت اضافه می شود.

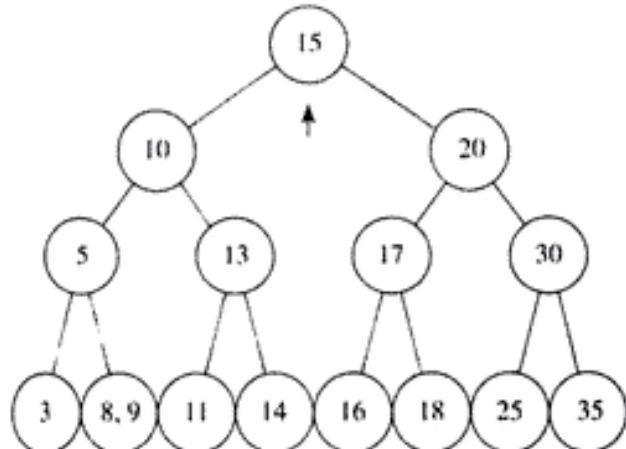


(d) اگر والدین جدید شامل سه گره باشد، فرآیند شکستن و ارسال گره میانی نکرار می شود

(c) اگر برگ شامل سه گره باشد، به دو گره شکسته شده و گره میانی را به والدین خود ارسال می کند



(e) اگر ریشه شامل سه گره باشد، شکسته شده و گره میانی به عنوان ریشه جدید ارسال می شود.



۸-۴ درهمسازی (Hashing)

فرض می‌کنیم کلیدها، اعدادی صحیح از ۱ تا ۱۰۰ و تعداد رکوردها در حدود ۱۰۰ می‌باشد. یک روش مؤثر برای ذخیره کردن رکوردها، ایجاد یک آرایه S از ۱۰۰ عنصر و ذخیره کردن رکورد با کلید i در $S[i]$ است. بازیابی، فوراً و بدون انجام هیچ مقایسه‌ای انجام می‌شود. این استراتژی می‌تواند برای ۱۰۰ رکورد که کلید آنها عدد نه رقمی "امنیت ملی" است نیز استفاده شود؛ اگرچه در این حالت، استراتژی از لحاظ میزان حافظه بسیار غیرکارا می‌شود، زیرا یک آرایه با یک میلیون عنصر برای ذخیره ۱۰۰ رکورد مورد نیاز است. ما می‌توانیم یک آرایه ۱۰۰ عنصری با شاخصهای ۰ تا ۹۹ ایجاد نموده و هر کلید را با مقداری از ۰ تا ۹۹ "درهمسازی" کنیم. یک تابع درهمساز، تابع است که یک کلید را به یک شاخص تبدیل می‌کند. یک تابع درهم ساز برای عدد امنیت ملی می‌تواند به فرم زیر باشد:

$$h(key) = key \% 100$$

(علامت % نمایانگر باقیمانده تقسیم مقدار کلید بر ۱۰۰ می‌باشد). به عبارت بهتر، این تابع دو رقم آخر کلید را بازمی‌گرداند. اگر یک کلید خاص با ۱ درهم شود، آنگاه کلید و رکورد آن در $S[i]$ ذخیره می‌شود. لازم به ذکر است که در این روش کلیدها به شکل مرتب شده‌ای ذخیره نمی‌شوند. اگر هیچ دو کلیدی با یک شاخص درهم نشوند، این روش خوب عمل می‌کند. اگر چه این حالت، زمانی رخ می‌دهد که تعداد کلیدها قابل توجه باشد. به عنوان مثال، اگر ۱۰۰ کلید داشته باشیم و هر کلید از احتمال یکسانی برای درهم شدن با ۱۰۰ شاخص برخوردار باشد، احتمال اینکه هیچ دو کلیدی با یک شاخص درهم نشوند برابر است با

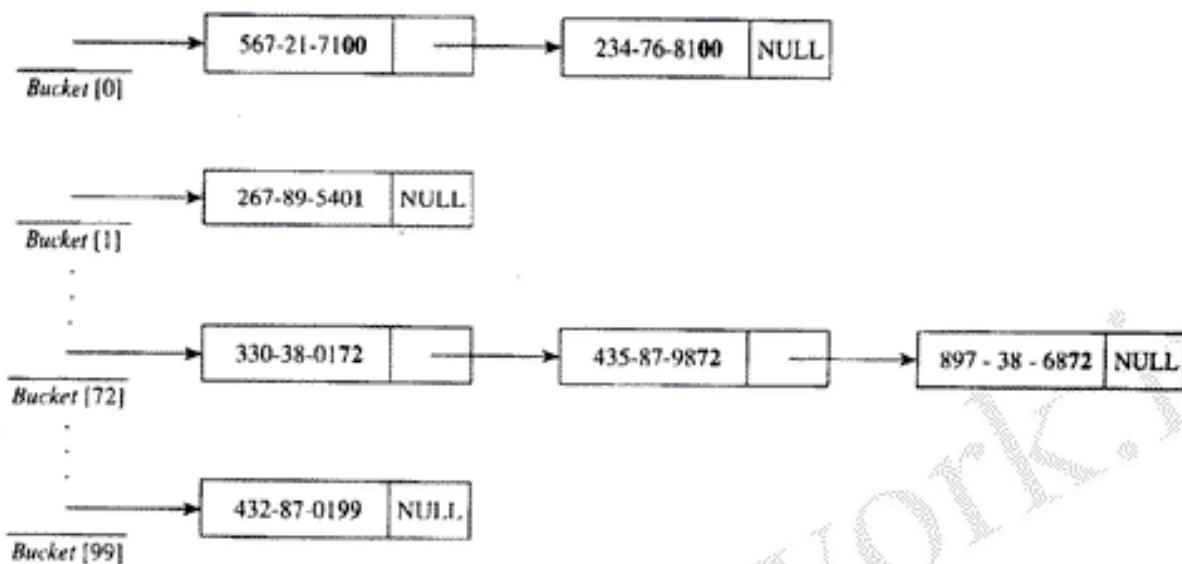
$$\frac{100!}{100^{100}} \approx 9/3 \times 10^{-43}$$

بعنی اینکه تقریباً مطمئن هستیم که دو کلید با یک شاخص درهم می‌شوند. به چنین رخدادی، تصادم یا برخورد درهم گوییم. روش‌های مختلفی برای حل این مشکل وجود دارد که یکی از بهترین این روش‌ها، استفاده از درهمسازی باز با آدرس دهنی باز است. با درهمسازی باز، یک باکت برای هر مقدار درهم ممکن ایجاد شده و تمامی کلیدهایی که با یک مقدار درهم شده‌اند، به همراه آن مقدار در باکت قرار می‌گیرند. درهمسازی باز معمولاً به همراه لیست‌های پیوندی بکار گرفته می‌شود. برای مثال، اگر عمل درهمسازی را با دو رقم آخر یک عدد انجام دهیم، در واقع آرایه‌ای از اشاره‌گرهای (Bucket) که از ۰ تا ۹۹ شاخص دهنی شده‌اند، ایجاد کرده‌ایم. تمامی کلیدهایی که با ۱ درهم شده‌اند، در لیست پیوندی که از Bucket[i] شروع می‌شود، قرار می‌گیرند. این روند را در شکل ۸-۸ نشان می‌دهیم.

تعداد باکتها، لزوماً با تعداد کلیدها برابر نیست. برای مثال، اگر دو رقم آخر عددی را درهم کنیم، آنگاه تعداد باکتها بایستی برابر ۱۰۰ باشد؛ اگرچه می‌توانستیم ۱۰۰، ۲۰۰، ۳۰۰ یا هر تعداد دلخواهی کلید را ذخیره نماییم. اگر تعداد کلیدها بیشتر از تعداد باکتها باشد، آنگاه مطمئن خواهیم شد که تصادم رخ خواهد داد.

۳۱۶ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو

شکل ۸-۸ یک نمونه از درهمسازی باز کلیدها براساس دو رقم آخر خود در باکت مشابه قرار می‌گیرند.



هنگام جستجوی یک کلید لازم است که یک جستجوی ترتیبی روی باکت (لیست پیوندی) شامل آن کلید انجام دهیم. اگر همه کلیدها در همان باکت درهم شده باشند، جستجو به یک جستجوی ترتیبی تنزل پیدا می‌کند. سؤال این است که چطور این انفاق می‌افتد؟ اگر ۱۰۰ کلید و ۱۰۰ باکت وجود داشته باشد و یک کلید با احتمال مشابه بتواند با هر یک از باکتها درهم شود، آنگاه احتمال اینکه تمام کلیدها در باکت مشابه قرار بگیرند، برابر است با

$$\frac{1}{100} \times \frac{1}{100} = 10^{-198}$$

بنابراین، وقوع چنین امری تقریباً غیرممکن است. احتمال اینکه ۹۰، ۸۰، ۷۰ یا هر تعداد بزرگ دیگری از کلیدها در باکت مشابه قرار بگیرند در چه حدودی است؟ هدف اصلی ما اینست که با استفاده از درهمسازی به جستجویی بهتر از جستجوی دودویی دست باییم. ما نشان می‌دهیم که اگر فایل به اندازه معقولی بزرگ باشد، این امر تقریباً تحقق خواهد یافت.

بروایح است که بهترین چیزی که می‌تواند برای کلیدها رخ دهد اینست که آنها را به طور یکنواخت در باکتها توزیع کنیم؛ بدینصورت که اگر n کلید و m کلید باکت داشته باشیم، آنگاه هر باکت دارای n/m کلید باشد. به طور واقعی، زمانی هر باکت دارای n/m کلید است که n مضری از m باشد؛ در غیر اینصورت، تقریباً توزیع یکنواختی خواهیم داشت. قضیه زیر نشان می‌دهد که با توزیع یکنواخت کلیدها چه اتفاقی می‌افتد. برای سادگی، حالتی را درنظر می‌گیریم که توزیع دقیقاً یکنواخت می‌باشد. (n مضری از m است).

قضیه ۸-۴ اگر n کلید به طور یکنواخت در m باکت توزیع شده باشد، آنگاه تعداد مقایسات در یک جستجوی ناموفق برابر n/m است.

اثبات: از آنجاییکه کلیدها به طور یکنواخت توزیع شده‌اند، لذا تعداد کلیدها در هر باکت برابر n/m است؛ بدین معناکه هر جستجوی ناموفق به n/m مقایسه نیاز دارد.

قضیه ۸-۵ اگر n کلید به طور یکنواخت در m باکت توزیع شده باشد و هر کلید با احتمال مشابهی به عنوان کلید جستجو درنظر گرفته شود، آنگاه میانگین تعداد مقایسات در یک جستجوی موفق برابر است با

$$\frac{n}{2m} + \frac{1}{2}$$

اثبات: متوسط زمان جستجو در هر باکت معادل متوسط زمان جستجو برای انجام یک جستجوی ترتیبی روی n/m کلید است. تحلیل حالت میانی الگوریتم ۱-۱ در بخش ۱-۳ نشان می‌دهد که این مقدار برابر است با $(n/2m) + (1/2)$.

مثال ۸-۱ اگر کلیدها به طور یکنواخت توزیع شوند و $n = 2m$ باشد، آنگاه هر جستجوی ناموفق به تنها $2m/m = 2$ مقایسه و هر جستجوی موفق به طور متوسط به $= 3/2 + (1/2) = 2m/2m + 1/2$ مقایسه نیاز دارد.

باید توجه داشت زمانی که کلیدها به طور یکنواخت توزیع شده‌اند، زمان جستجو بسیار کوچک است. قضیه زیر نشان می‌دهد که اگر فایل به اندازه کافی بزرگ باشد، احتمال اینکه جستجوی درهمسازی به بدی جستجوی دودویی باشد، بسیار کم است.

قضیه ۸-۶ اگر n کلید و m باکت داشته باشیم، احتمال اینکه حداقل یک باکت شامل حداقل k کلید باشد، کوچکتر یا مساوی $\left(\frac{1}{m}\right)^K \binom{n}{k}$ است با فرض اینکه هر کلید با احتمال مشابهی بتواند در هر باکت قرار بگیرد.

اثبات: برای یک باکت معین، احتمال اینکه هر ترکیب مشخصی از k کلید در آن باکت جای بگیرند برابر است با $\binom{k}{1/m}$. به عبارت دیگر، احتمال اینکه یک باکت حداقل شامل کلیدهایی با ترکیب k کلید مشخص باشد برابر است با $\binom{k}{1/m}$. به طور کلی، برای دو پیشامد S و T داریم

$$p(S \cap T) \leq p(S) + p(T) \quad (8-1)$$

بنابراین، احتمال اینکه یک باکت حداقل شامل k کلید باشد، کوچکتر یا مساوی مجموع احتمالاتی است که باکت شامل حداقل کلیدها در هر ترکیب مجزا از k کلید می‌باشد. از آنجاییکه $\binom{n}{k}$ ترکیب مجزای k کلیدی می‌تواند از n کلید بدست آید، لذا احتمال اینکه یک باکت خاص شامل حداقل k باشد، کوچکتر یا

۳۱۸ پیپدکی مطابقانی تکمیلی: مسئله جستجو

مساوی $\binom{n}{k} \left(\frac{1}{m}\right)^k$ خواهد بود. ادامه اثبات قضیه با استفاده از عبارت ۸-۱ و این حقیقت که m باکت وجود دارد، انجام می شود.

به خاطر دارید که متوسط زمان جستجو برای جستجوی دودویی در حدود $n \lg n$ است، جدول ۸-۱ حدود مختلف را برای احتمالات حداقل $\lg n$ کلید و $2\lg n$ کلید در یک باکت به ازاء مقادیر مختلف n نشان می دهد. در این جدول، $n=m$ فرض شده است.

جدول ۸-۱ حدود بالا برای احتمال اینکه یک باکت حداقل شامل k کلید باشد.

n	Bound when $k = \lg n$	Bound when $k = 2\lg n$
128	.021	7.02×10^{-10}
1,024	.00027	3.49×10^{-16}
8,192	.0000013	1.95×10^{-23}
65,536	3.1×10^{-9} *	2.47×10^{-31}

*It is assumed that the number of keys n equals the number of buckets.

۸-۵ مسئله انتخاب: مقدمه ای بر آرگومانهای مخالف

تاکنون در مورد جستجوی یک کلید x در یک لیست n کلیدی بحث کردی‌ایم. در ادامه، می خواهیم از یک مسئله جستجوی متفاوت به نام مسئله انتخاب ساحت کنیم. این مسئله با یافتن کامین کلید بزرگتر (یا کوچکتر) سروکار دارد. فرض می کنیم که کلیدها در یک آرایه نامرتب قرار دارند. ابتدا در مورد حالتی بحث می کنیم که در آن $k=1$ است؛ یعنی بزرگترین (یا کوچکترین) کلید را جستجو می کنیم. سپس موضوع را در حالت $k=2$ بررسی نموده و در نهایت، به یک حالت کلی از مسئله دست می باییم.

۸-۵-۱ یافتن بزرگترین کلید

الگوریتم زیر، یک الگوریتم سریع برای یافتن بزرگترین کلید است.

۸-۲ یافتن بزرگترین کلید

مسئله: بزرگترین کلید در آرایه n عنصری S را پیدا کنید.

وروودی: عدد صحیح مثبت n آرایه‌ای از کلیدها S با شاخصهای ۱ تا n .

خروجی: متغیر large که مقدار آن بزرگترین کلید موجود در S است.

۳۱۹ مسئله (مقاله: مقدمه‌ای بر آرکوماتیک ها) مقاله

```

void find_largest (int n,
    const keytype S[ ],
    keytype& large)
{
    index i;
    large = S[1];
    for ( i = 2; i <= n; i++)
        If (S[i] > large)
            large = S[i];
}

```

پر واضح است که تعداد مقایسه کلیدها در این الگوریتم برابر است با

$$T(n) = n - 1$$

بنظر می‌رسد که اصلاح این کارایی غیرممکن باشد. قضیه بعد، تأثیدی بر این مطلب است. الگوریتم یافتن بزرگترین کلید همانند یک تورنمنت از کلیدها است، هر مقایسه، یک مسابقه است که در آن کلید بزرگتر، برنده و کلید کوچکتر، بازنده خواهد بود. بزرگترین کلید، برنده تورنمنت می‌گردد. ما از این اصطلاحات در این بخش استفاده خواهیم کرد.

قضیه ۸-۷ هر الگوریتم قطعی که بتواند بزرگترین کلید را از میان n کلید در هر ورودی ممکن، تنها با مقایسه کلیدها پیدا کند بایستی حداقل $n-1$ مقایسه را در هر حالت انجام دهد.

اثبات: اثبات این قضیه با برهان خلف انجام می‌شود. بدینصورت که نشان می‌دهیم اگر الگوریتم کمتر از $n-1$ مقایسه را برای برخی از ورودیها به اندازه n انجام دهد، آنگاه الگوریتم بایستی برای برخی از ورودیهای دیگر جواب اشتباہی ارائه نماید. در نهایت، اگر الگوریتم بتواند با انجام حداقل $n-2$ مقایسه برای برخی از ورودیها، بزرگترین کلید را پیدا کند، آنگاه حداقل دو کلید در آن ورودی هرگز در مقایسه‌ای بازنده نمی‌شوند و حداقل یکی از آن دو کلید نمی‌تواند به عنوان بزرگترین کلید گزارش شود. ما می‌توانیم با جایگزینی یک کلید که از همه کلیدها در ورودی اصلی بزرگتر است به جای آن کلید، یک ورودی جدید تولید کنیم. از آنجاییکه نتایج تمام مقایسات مشابه ورودی اصلی خواهد بود، لذا کلید جدید به عنوان بزرگترین کلید گزارش نخواهد شد. بدین معنا که الگوریتم پاسخ اشتباہی را برای ورودی جدید ارائه خواهد داد. این تنافض ثابت می‌کند که الگوریتم بایستی حداقل $n-1$ مقایسه برای هر ورودی به اندازه n انجام دهد.

باید دقت کنید که قضیه فوق را درست تفسیر کنید. این قضیه بدان معنا نیست که هر الگوریتمی که تنها با مقایسه کلیدها جستجو می‌کند بایستی حداقل $n-1$ مقایسه را برای پیدا کردن بزرگترین کلید انجام دهد. برای مثال، اگر یک آرایه مرتب شده باشد، می‌توانیم بدون انجام هیچ مقایسه‌ای، تنها با ارسال آخرین عنصر

۳۲۰ پیچیدکن مقایبائی تکمیلی : مسئله جستجو

آرایه، بزرگترین کلید را پیدا کنیم. پر واضح است که آرایه باید به صورت غیرنرولی مرتب شده باشد. به هر حال، یافتن بزرگترین کلید به این صورت تحت هر شرایطی امکان‌پذیر نیست. قضیه ۷-۸، مربوط به الگوریتم‌هایی است که می‌توانند بزرگترین کلید را در هر ورودی ممکن پیدا کنند.

۸-۵-۲ یافتن کوچکترین و بزرگترین کلید

یک روش سریع برای بدست آوردن همزمان کوچکترین و بزرگترین کلید، تغییر الگوریتم ۸-۲ به صورت زیر است.

الگوریتم ۸-۳

یافتن کوچکترین و بزرگترین کلید

مسئله: کوچکترین و بزرگترین کلید را در آرایه n عنصری S پیدا کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n ، آرایه‌ای از کلیدها S با شاخصهای ۱ تا n .

خروجی: متغیر $small$ و $large$ که مقدار آنها کوچکترین و بزرگترین کلید در S است.

```
void find_both (int n,
                const keytype S[ ],
                keytype& small,
                keytype& large)
{
    index i;
    small = S[1];
    large = S[1];
    for (i = 2; i <= n; i++)
        if (S[i] < small)
            small = S[i];
        else if (S[i] > large)
            large = S[i];
}
```

استفاده از الگوریتم ۸-۳ بهتر از یافتن کوچکترین و بزرگترین کلید به طور مجزا است، زیرا برای برخی از ورودی‌ها، مقایسه $S[i]$ با $large$ برای هر آنچه نمی‌شود؛ بدین ترتیب کارایی حالت میانی بهبود می‌یابد. اما هنگامی که $S[1]$ کوچکترین کلید آرایه است، آنگاه مقایسه به ازاء تمام آها انجام می‌شود. بنابراین، بدترین حالت تعداد مقایسه کلیدها برابر است با

$$W(n) = 2(n - 1)$$

که دقیقاً معادل تعداد مقایسات انجام شده در حالتی است که کوچکترین کلید و بزرگترین کلید به طور مجزا پیدا می‌شوند. به نظر می‌رسد که ما نمی‌توانیم این کارایی را اصلاح کنیم؛ اما چنین نیست. ما می‌توانیم با استفاده از زوج کلیدها و یافتن کلید کوچکتر در هر زوج این کار را انجام دهیم. این عمل می‌تواند با حدود $n/2$ مقایسه و بزرگترین کلید را با حدود $n/2$ مقایسه پیدا کنیم. در این روش، کوچکترین و بزرگترین کلید با

مسئله (نتاب): مقدمه‌ای بر آرکومانهای مختلف ۳۲۱

حدود $2^{30}/2$ مقایسه پیدا می‌شود. الگوریتم این روش به صورت زیر است. در این الگوریتم، n را عدد زوج فرض کرده‌ایم.

الگوریتم ۸-۴

یافتن کوچکترین و بزرگترین کلید با زوج کلیدها

مسئله: کوچکترین و بزرگترین کلید را در آرایه n عنصری S پیدا کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n . آرایه‌ای از کلیدها S با شاخصهای ۱ تا n .

خروجی: متغیر small و large که مقدار آنها کوچکترین و بزرگترین کلید در S است.

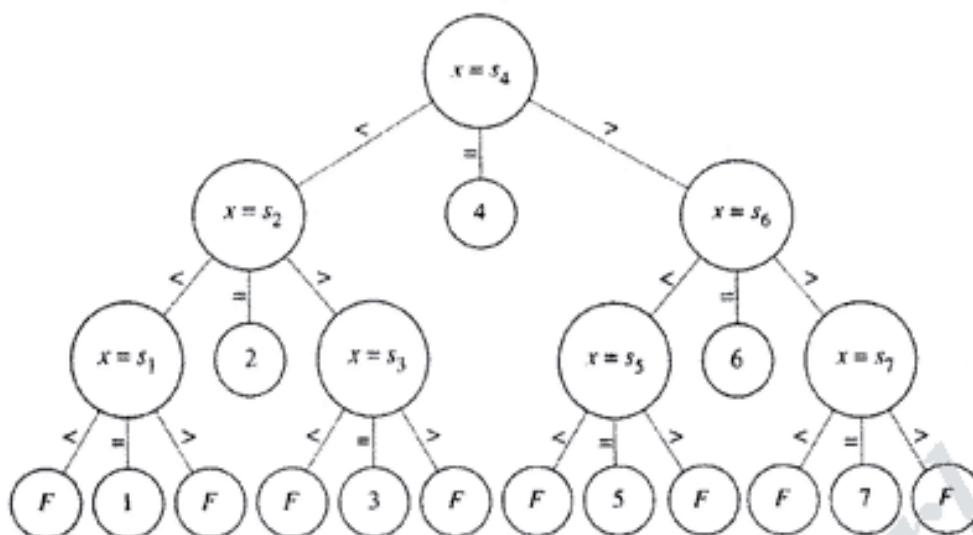
```
void find_both2 (int n,
                 const keytype S[ ],
                 keytype& small,
                 keytype& large)
{
    index i;
    if (S[1] < S[2]){
        small = S[1];
        large = S[2];
    }
    else{
        small = S[2];
        large = S[1];
    }
    for (i = 3; i <= n - 1; i++)
        if (S[i] > S[i+1])
            exchange S[i] and S[i+1];
        if (S[i] < small)
            small = S[i];
        if (S[i+1] > large)
            large = S[i+1];
}
```

تفصیل الگوریتم برای درنظر گرفتن حالت فرد n را به عنوان تمرین به شما واگذار می‌کنیم. باید نشان دهد که تعداد مقایسه کلیدها برابر است با

$$T(n) = \begin{cases} \frac{3n}{2} - 2 & \text{اگر } n \text{ زوج باشد} \\ \frac{3n}{2} - 3 & \text{اگر } n \text{ فرد باشد} \end{cases}$$

آیا می‌توانیم این کارایی را بهبود ببخشیم؟ نشان می‌دهیم که این امر ممکن نیست. برای این کار از درخت تصمیم استفاده نمی‌کنیم، زیرا درختهای تصمیم برای مسئله انتخاب به خوبی عمل نمی‌کنند و آنهم به این دلیل که درخت تصمیم برای مسئله انتخاب باستثنی شامل حداقل n برگ برای n خروجی ممکن باشد. پیش‌فضیه ۷-۳ بیان می‌کند که اگر یک درخت دودویی n برگ داشته باشد، عمن آن بزرگتر با مساوی

۳۲۲ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو

شکل ۸-۹ درخت تصمیم متناظر با الگوریتم ۲-۸، وقتی که $n=4$ است.

$\lg n$ خواهد بود. بنابراین، حد پائین ما روی تعداد برگها، حد پائین $\lg n$ را برای تعداد مقایسات در بدترین حالت مشخص می‌کند. این یک حد پائین خوبی نیست زیرا تا حال با حداقل $n=1$ مقایسه می‌توانستیم بزرگترین کلید را پیدا کنیم (قضیه ۷-۸). پیش‌قضیه ۱-۸ نیز مفید نیست زیرا بیان می‌کند که بایستی $n-1$ گرده مقایسه در درخت تصمیم وجود داشته باشد. درخت تصمیم برای مسئله انتخاب به خوبی عمل نمی‌کند زیرا یک تیجه می‌تواند در بیش از یک برگ قرار داشته باشد. شکل ۹-۸، درخت تصمیم را برای الگوریتم ۲-۸ (یافتن بزرگترین کلید)، وقتی که $n=4$ است نشان می‌دهد. چهار برگ، کلید ۴ و دو برگ، کلید ۳ را گزارش می‌کنند. تعداد مقایسات انجام شده به وسیله الگوریتم، ۳ مورد بیشتر از $\lg n = \lg 4 = 2$ است، یعنی اینکه $\lg n$ حد پائین مناسبی برای الگوریتم نیست.

ما برای ارائه یک حد پائین تر از روش دیگری موسوم به آرگومان مخالف (adversary argument) استفاده می‌کنیم. در این روش، در هر نقطه‌ای که الگوریتم بایستی تصمیمی بگیرد (مثلاً بعد از مقایسه یک کلید)، مخالف سعی می‌کند تصمیمی را انتخاب نماید که الگوریتم را تا حد امکان طولانی نگه دارد. اگر مخالف، الگوریتم را وادار کند تا عمل مبنایی را $f(n)$ مرتبه انجام دهد، آنگاه $(n)^f$ یک حد پائین تر برای پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم است. ما از آرگومان مخالف برای بدست آوردن یک حد پائین روی بدترین حالت تعداد مقایسات مورد نیاز برای یافتن کوچکترین و بزرگترین کلید استفاده می‌کنیم. برای مشخص نمودن یک حد پائین می‌توانیم فرض کنید که کلیدها مجزا از هم می‌باشند. قبل از ارائه قضیه، استراتژی مخالف را تشریح می‌کنیم. فرض کنید که چند الگوریتم، مسئله یافتن کوچکترین و بزرگترین کلید را تنها با استفاده از مقایسه کلیدها حل می‌کنند. اگر همه کلیدها مجزا باشند، یک کلید معین در طول اجرای الگوریتم، یکی از حالات زیر را به خود می‌گیرد:

مسئله (نکات: مقدمه‌ای بر آرکوماتهای مختلف ۳۲۳)

حالت	شرح حالت
X	کلید با هیچ مقایسه‌ای سروکار ندارد.
L	کلید حداقل در یک مقایسه بازنده شده و هیچ بردی ندارد.
W	کلید حداقل در یک مقایسه برنده شده و هیچ باختی ندارد.
LW	کلید حداقل در یک مقایسه بازنده شده و حداقل یک برد دارد.

ما می‌توانیم فرض کنیم که این حالات شامل واحدهای اطلاعاتی هستند. اگر کلیدی در حالت X قرار دارد، یعنی هیچ واحد اطلاعاتی وجود ندارد. اگر کلیدی در حالت L یا W قرار دارد، یعنی یک واحد اطلاعاتی وجود دارد زیرا می‌دانیم که کلید در یک مقایسه بازنده یا پیروز شده است و اگر کلید در حالت LW باشد، یعنی دو واحد اطلاعاتی وجود دارد زیرا می‌دانیم که کلید در طول مقایسات هم برد و هم باخت داشته است. الگوریتمی که یک کلید Small را به عنوان کوچکترین کلید و یک کلید Large را به عنوان بزرگترین کلید مشخص می‌کند، بایستی بداند که هر کلیدی غیر از Small، دارای یک برد و هر کلیدی غیر از Large دارای یک باخت می‌باشد. این بدن معناست که الگوریتم بایستی به $2n - 1 + (n - 1) = 2n$ واحد اطلاعاتی دست یابد. از آنجاییکه هدف مخالف این است که الگوریتم، تا حد امکان به سختی کار کند، لذا می‌خواهد که با هر مقایسه، کمترین اطلاعات ممکن را تهیه نماید. به عنوان مثال، اگر الگوریتم در ابتدا S_4 و S_1 را با هم مقایسه کند، پاسخ مخالف هیچ اهمیتی نخواهد داشت زیرا به هر ترتیب دو واحد اطلاعاتی تهیه می‌شوند. فرض می‌کنیم که جواب مخالف S_4 باشد، آنگاه حالت S_4 از X به W و حالت S_1

جدول ۸-۲ استراتژی مخالف برای الگوریتمی که کوچکترین و بزرگترین کلیدها را پیدا می‌کند.

Before Comparison		Key Declared Larger by Adversary	After Comparison		Units of Information Learned by Algorithm
s_i	s_j		s_i	s_j	
X	X	s_i	W	L	2
X	L	s_i	W	L	1
X	W	s_j	L	W	1
X	WL	s_i	W	WL	1
L	L	s_i	W	L	1
L	W	s_j	L	W	0
L	WL	s_j	L	WL	0
W	W	s_i	W	WL	1
W	WL	s_i	W	WL	0
WL	WL	Consistent with previous answers	WL	WL	0

*The keys s_i and s_j are being compared.

۳۲۴ پیپدکی مقامبایی تکمیلی : مسئله جستجو

از X به L تغییر می‌کند. حال اگر مقایسه بعدی بین S_1 و S_2 باشد و جواب مخالف تعیین کند که S_1 بزرگتر است، آنگاه حالت W به WL و حالت S_1 از X به L تغییر می‌کند. این بدین معناست که دو واحد اطلاعاتی مشخص شده‌اند. از آنجاییکه با تعیین S_1 به عنوان بزرگتر، تنها یک واحد اطلاعاتی مشخص می‌شود، لذا مخالف چنین پاسخی را به ما ارائه نموده است. جدول ۸-۲ یک استراتژی مخالف را نشان می‌دهد که همیشه حداقل مقدار جدول ۸-۲ استراتژی مخالف برای الگوریتم "یافتن کوچکترین کلید" اطلاعات را مشخص می‌نماید.

قضیه ۸-۸ هر الگوریتم قطعی که بتواند کوچکترین و بزرگترین کلید را در میان n کلید با هر ورودی ممکن، فقط با استفاده از مقایسه کلیدها پیدا کند بایستی در بدترین حالت حداقل به تعداد زیر مقایسه انجام دهد:

$$\frac{3n}{2} - 2 \quad \text{اگر } n \text{ زوج باشد}$$

$$\frac{3n}{2} - 3 \quad \text{اگر } n \text{ فرد باشد}$$

اثبات : نشان می‌دهیم که این تعداد یک حد پایین روی بدترین حالت الگوریتم است. این کار را با نشان دادن این نکته که "الگوریتم بایستی حداقل این تعداد مقایسه را در هنگام مجزا بودن کلیدها انجام دهد"، صورت می‌دهیم. همانطوریکه قبل اشاره شد، الگوریتم بایستی برای پیدا کردن کوچکترین و بزرگترین کلید، حداقل $\frac{3n}{2} - 2$ واحد اطلاعاتی را بدست آورد. فرض کنید که ما آرگومان مخالفی را به همراه الگوریتم ارائه نمودیم. جدول ۸-۲ نشان می‌دهد که مخالف، تنها زمانی در یک مقایسه به دو واحد اطلاعاتی دست می‌یابد که هیچ یک از دو کلید در مقایسه قبل درگیر نباشند. اگر n زوج باشد، حداکثر $\frac{n}{2}$ مقایسه می‌تواند انجام شود و این بدین معناست که الگوریتم می‌تواند به حداکثر $n = \frac{n}{2}(n/2)$ واحد اطلاعاتی دست یابد. از آنجاییکه مخالف حداکثر یک واحد اطلاعاتی را در مقایسات دیگر بدست می‌آورد، لذا الگوریتم بایستی حداقل $n = 2 - n = 2n - 2$ مقایسه اضافی را برای تکمیل اطلاعات مورد نیاز انجام دهد. بنابراین مخالف، الگوریتم را به انجام حداقل $n = 2 + n = 2n + n/2$ مقایسه وادار می‌کند. اثبات قضیه برای حالتی که n فرد است، به عنوان تمرین به شما واگذار می‌شود.

از آنجاییکه الگوریتم ۸-۴، تعداد مقایساتی در حد قضیه ۸-۸ انجام می‌دهد، لذا الگوریتم در بدترین حالت مطلوب به نظر می‌رسد. ما مخالف بدی انتخاب کردیم زیرا الگوریتم پیدا شد که از حدود خوبی برخوردار است. بنابراین، هیچ مخالف دیگری نمی‌تواند حد بالاتری را ارائه نماید. هنگامی که از آرگومانهای مخالف استفاده می‌کنیم، گاهی اوقات آن را به نام **أراکل (oracle)** می‌شناسیم. در چنگ بین یونان و روم، أراکل شخصیتی آگاه و عالم بود که از عهده پاسخگویی به سوالات دیگران به خوبی بر می‌آمد.

مسئله (نتایج: مقدمه‌ای بر آرکوماتهای مخالف) ۳۲۵

جدول ۸-۳ جواب مخالف در الگوریتم ۲-۸ برای اندازه وروزی ۵

Comparison	Key Declared Larger by Adversary	States/Assigned Values					Units of Information Learned by Algorithm
		s ₁	s ₂	s ₃	s ₄	s ₅	
s ₂ < s ₁	s ₂	L/10	W/20	X	X	X	2
s ₂ > s ₁	s ₂	L/10	W/20	X	X	X	0
s ₃ < s ₁	s ₃	L/10	W/20	W/15	X	X	1
s ₁ > s ₃	s ₃	L/10	WL/20	W/30	X	X	1
s ₄ < s ₁	s ₄	L/10	WL/20	W/30	W/15	X	1
s ₄ > s ₁	s ₄	L/10	WL/20	W1/30	W/40	X	1
s ₅ < s ₁	s ₅	L/10	WL/20	WL/30	W/40	W/15	1
s ₅ > s ₁	s ₅	L/10	WL/20	WL/30	WL/40	W/50	1

۸-۵-۳ یافتن دوین کلید بزرگتر

برای یافتن دوین کلید بزرگتر می‌توانیم با استفاده از الگوریتم ۲-۸، بزرگترین کلید را با ۸-۱ مقایسه پیدا کنیم. سپس با حذف آن کلید از مجموعه کلیدها و استفاده مجدد از الگوریتم ۲-۸ روی کلیدهای باقیمانده با ۲-۱۱ مقایسه به بزرگترین کلید دست یابیم. بنابراین، می‌توانیم دوین کلید بزرگتر را با ۲-۳ مقایسه پیدا کنیم. به نظر می‌رسد که بتوانیم اصلاحی را روی الگوریتم انجام دهیم، زیرا بسیاری از مقایسات انجام شده برای یافتن بزرگترین کلید می‌تواند برای حذف کلیدها در مرحله یافتن دوین کلید بزرگتر استفاده شود؛ بدینصورت که هر کلیدی که به یک کلید غیر از بزرگترین کلید باخته است، نمی‌تواند در مقایسات دوین کلید بزرگتر شرکت کند. روش تورنمنت، از این حقیقت استفاده می‌کند.

روش تورنمنت (Tournament Method). روشی است که از تورنمنت‌های حذفی الگوبرداری شده است. به عنوان مثال، برای انتخاب بهترین تیم بسکتبال دانشگاهی در ایالات متحده، ۶۴ تیم در تورنمنت NCAA با هم رقابت می‌کنند. تیم‌ها به صورت چفت، ۳۲ بازی را در دور اول انجام می‌دهند. ۳۲ تیم برنده به صورت چفت، ۱۶ بازی را در دور دوم انجام می‌دهند. این روال تا آنجا ادامه می‌یابد که تنها دو تیم برای دور نهایی باقی مانند. برنده مسابقه در دور نهایی، تیم قهرمان است. بدین ترتیب، برای تعیین قهرمان، $64 = 2^6$ دور مسابقه صورت گرفته است.

برای سادگی، فرض می‌کنیم که اعداد مجرزا هستند و ۱۱ توانی از ۲ است. همانطوریکه در تورنمنت NCAA اشاره شد، ما کلیدها را با هم جفت نموده و جفتها را در دورهای مختلف با هم مقایسه می‌کنیم تا اینکه فقط یک دور باقی ماند. اگر هشت کلید وجود داشته باشد، چهار مقایسه در دور اول، دو مقایسه در دور دوم و یک مقایسه در دور آخر انجام می‌شود. برنده دور آخر، بزرگترین کلید است. شکل ۸-۱۰ این روش را نشان می‌دهد. روش تورنمنت معمولاً زمانی بکار می‌رود که ۱۱ توانی از ۲ است. اگر ۱۱ توانی از ۲ نباشد، همچنین می‌توانیم با افزودن تعداد کافی عنصر به انتهای آرایه، اندازه آن را به توانی از ۲ برسانیم. برای مثال، اگر آرایه شامل ۵۳ عدد صحیح باشد، می‌توانیم با افزودن ۱۱ عنصر، هر یک با مقدار ۰ به انتهای آرایه، آرایه‌ای با اندازه ۶۴ تشکیل دهیم.

۳۲۶ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله بسته

اگرچه در آخرین دور، کلید پروز بزرگترین کلید است، اما عنصر بازنده لزوماً دومین کلید بزرگتر نیست. در شکل ۸-۱۰، دومین کلید بزرگتر (۱۶) در دور دوم به بزرگترین کلید (۱۸) می‌بازد. این مشکلی است که بسیاری از تورنمنت‌های واقعی با آن رو برو هستند زیرا همیشه دو نیم برتر در دور پایانی با هم رقابت نمی‌کنند. یک روش برای حل این مشکل اینست که الگی از کلیدهای بازنده به بزرگترین کلید را نگهداشته، سپس با استفاده از الگوریتم ۸-۲ برای یافتن بزرگترین آنها اقدام می‌کنیم. اما چگونه می‌توانیم این کلیدها را شناسائی کنیم در حالیکه هنوز بزرگترین کلید را مشخص نکرده‌ایم؟ این کار را با استفاده از لیست‌های پیوندی برای کلیدها (یک لیست برای هر کلید) انجام می‌دهیم. بعد از اینکه یک کلید در یک رقابت بازنده شد، به لیست پیوندی کلید بردنده اضافه می‌شود. به عنوان تمرین، الگوریتمی برای این روش بنویسید. اگر n توانی از 2 باشد، $\frac{n}{2}$ مقایسه در دور اول، $\frac{n}{2^2}$ مقایسه در دور دوم، ...، $1 = \frac{n}{2^{k-1}}$ مقایسه در دور آخر انجام می‌شود. لذا مجموع تعداد مقایسات در تمام دورها برابر است با

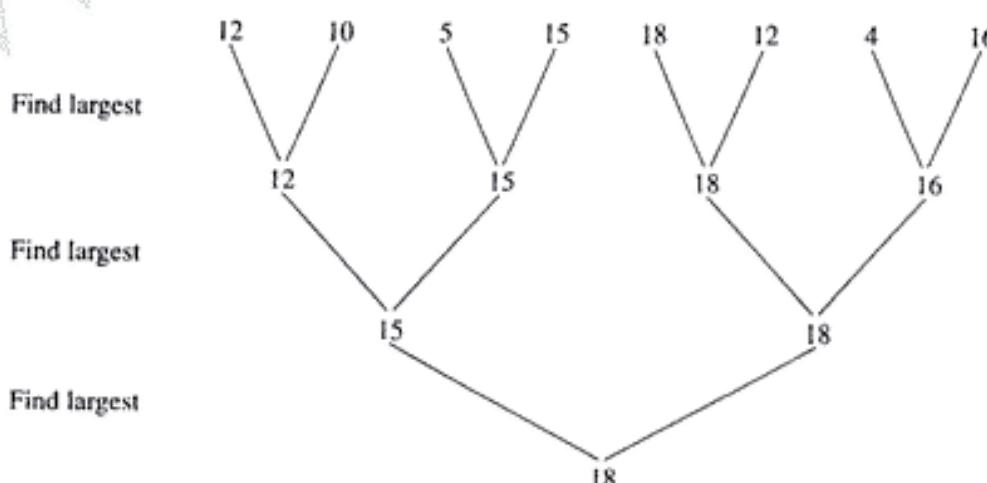
$$T(n) = n \sum_{i=1}^{\lg n} \left(\frac{1}{2}\right)^i = n \left[\frac{(1/2)^{\lg(n)+1} - 1}{1/2 - 1} \right] = n - 1$$

آخرین تساوی با استفاده از نتیجه مثال A-۴ در ضمیمه A در دست می‌آید. بنابراین، تعداد مقایسات مورد نیاز برای انجام یک تورنمنت برابر $n-1$ است. بزرگترین کلید در $\lg n$ مسابقه قرار می‌گیرد، بدین معنا که به تعداد n کلید در لیست پیوندی آن قرار می‌گیرد. با استفاده از الگوریتم ۸-۲، به $\lg n$ مقایسه برای یافتن بزرگترین کلید در این لیست پیوندی نیازمندیم. این کلید، دومین کلید بزرگتر در میان n کلید است. بنابراین، تعداد مقایسات مورد نیاز برای یافتن دومین کلید بزرگتر برابر است با

$$T(n) = n - 1 + \lg n - 1 = n + \lg n - 2$$

به عنوان تمرین نشان خواهید داد که برای n در حالت کلی داریم:

$$T(n) = n + \lceil \lg n \rceil - 2$$



شکل ۸-۱۰ روش تورنمنت.

مسئله (تئاب): مقدمه‌ای بر آرکومانهای مخالف ۳۲۷

قضیه ۸-۹ هر الگوریتم قطعی که بتواند دوین کلید بزرگتر در میان n کلید با هر ورودی ممکن را تنها با مقایسه کلیدها پیدا کند باستی در بدترین حالت حداقل $2 - \lceil \lg n \rceil + n$ مقایسه انجام دهد.

اثبات: اثبات قضیه با استفاده از آرگومان مخالف انجام می‌شود.

۸-۵-۴ یافتن k امین کلید کوچکتر

در حالت کلی، مسئله انتخاب با یافتن k امین کلید کوچکتر یا بزرگتر در ارتباط است. تاکنون درباره یافتن بزرگترین کلید بحث کرده‌ایم، حال می‌خواهیم الگوریتمی برای یافتن k امین کلید کوچکتر ارائه دهیم. برای سادگی، فرض می‌کنیم که کلیدها از هم مجزا می‌باشند.

یک روش ساده برای یافتن k امین کلید کوچکتر با کارایی $(n \lg n)^{\theta}$ ، مرتب‌سازی کلیدها و بازگرداندن k امین کلید است. ما روشی ارائه می‌دهیم که در آن، تعداد کمتری مقایسه نیاز داشته باشد. به خاطر دارید که روال Partition در الگوریتم Quicksort مورد استفاده قرار می‌گرفت، یک آرایه را طوری تقسیم‌بندی می‌نمود که تمامی کلیدهای کوچکتر از عنصر محوری، قبل از آن و تمامی کلیدهای بزرگتر از عنصر محوری، بعد از آن قرار بگیرند. اندیسی که عنصر محوری در آن قرار می‌گرفت را pivotpoint نامیدیم. حال می‌توانیم مسئله انتخاب را با این تقسیم‌بندی به گونه‌ای حل کنیم که عنصر محوری در اندیس k قرار بگیرد. اگر k کوچکتر از pivotpoint باشد، تقسیم‌بندی بازگشتی را برای زیرآرایه چپ و اگر k بزرگتر از pivotpoint باشد، تقسیم‌بندی بازگشتی را برای زیرآرایه راست بکار می‌گیریم. هنگامی که $k=pivotpoint$ باشد، کار انجام شده است. الگوریتم تقسیم و غلبه زیر، مسئله را با این روش حل می‌کند.

الگوریتم ۸-۵ انتخاب

مسئله: k امین کلید کوچکتر در آرایه n عنصری S را پیدا کنید.
ورودی: اعداد صحیح مثبت k و n بطوری که $1 \leq k \leq n$ آرایه‌ای از کلیدهای مجزا S با شاخصهای ۱ تا n .
خروجی: k امین کلید کوچکتر در S که یعنوان مقدار تابع Selection بازمی‌گردد.

```
keytype selection (index low, index high, index k)
{
    index pivotpoint;
    if (low == high)
        return S[low];
    else {
        partition(low, high, pivotpoint);
        if (k == pivotpoint)
            return S[pivotpoint];
        else if (k < pivotpoint)
            return selection(low, pivotpoint - 1, k);
        else
    }
}
```

۳۲۸ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی : مسئله جستجو

```

    return selection(pivotpoint + 1, high, k);
}

void partition (index low, index high,           // This is the same routine that
                index& pivotpoint)          // appears in Algorithm 2.7.
{
    index i, j;
    keytype pivotitem;

    pivotitem = S[low];           // Choose first item for pivotitem.
    j = low;
    for (i = low + 1; i <= high; i++)
        if (S[i] < pivotitem) {
            j++;
            exchange S[i] and S[j];
        }
    pivotpoint = j;
    exchange S[low] and S[pivotpoint]; // Put pivotitem at pivotpoint.
}

```

فراخوانی سطح بالای تابع Selection به صورت زیر است:

```
kthsmallest = selection(1, n, k);
```

همانند Quicksort (الگوریتم ۲-۶)، بدترین حالت زمانی اتفاق می‌افتد که ورودی هر فراخوانی بازگشته، شامل یک عنصر کمتر باشد. مثلاً زمانی که آرایه به صورت صعودی مرتب شده باشد و $k = n$ باشد. بنابراین، پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۸-۵ مشابه الگوریتم ۲-۶ است، بدین معنا که پیچیدگی زمانی بدترین حالت تعداد مقایسه کلیدها برای الگوریتم ۸-۵ برابر است با

$$W(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

اگرچه پیچیدگی زمانی الگوریتم ۸-۵ در بدترین حالت مشابه Quicksort است، اما نشان می‌دهیم که الگوریتم در حالت میانی خوبی بهتر از آن عمل می‌کند.

تحلیل پیچیدگی زمانی حالت میانی الگوریتم ۸-۵ (انتخاب)

عمل مبنایی: مقایسه $S[i]$ با $S[j]$ در partition .

اندازه ورودی: n تعداد عناصر آرایه S

فرض می‌کنیم که همه ورودی‌ها از احتمال مشابهی برخوردارند. برای سادگی، P را به جای pivotpoint

مسئله (تفاپ: مقدمه‌ای بر آرکوهای مخالف ۳۲۹

در نظر می‌گیریم. n خروجی وجود دارد که هیچ فراخوانی بازگشتی ندارند (در صورتیکه به ازاء $k = 1, 2, \dots, n$ داشته باشیم $p=k$). دو خروجی وجود دارد که اندازه ورودی آنها در اولین فراخوانی بازگشتی برابر ۱ است (در صورتیکه به ازاء $k=1$ داشته باشیم $p=2$ ، یا به ازاء $k=n$ داشته باشیم $p=n-1$). $2(2)$ خروجی وجود دارد که اندازه ورودی آنها در اولین فراخوانی بازگشتی برابر ۲ است (در صورتیکه به ازاء $(2 \text{ یا } 1) = k$ داشته باشیم $p=3$ ، یا به ازاء $(n-1 \text{ یا } 1) = k$ داشته باشیم $p=n-2$). در زیر لیستی از تعداد خروجی‌ها برای همه اندازه ورودیها را آورده‌ایم:

اندازه ورودی در اولین فراخوانی بازگشتی	تعداد خروجی‌ها
n	۰
۲	۱
$2(2)$	۱
$2(3)$	۳
\vdots	\vdots
$2(i)$	i
\vdots	\vdots
$2(n-1)$	$n-1$

از تحلیل حالت معمول الگوریتم $2=7$ به خاطر دارید که تعداد مقایسات در روال partition برابر است با $1-n$. بنابراین، میانگین با معادله بازگشتی زیر مشخص می‌شود:

$$A(n) = \frac{nA(0) + 2[A(1) + 2A(2) + \dots + iA(i) + \dots + (n-1)A(n-1)]}{n+2(1+2+\dots+i+\dots+n-1)} + n-1$$

با استفاده از تبیخه مثال ۱ در ضمیمه A، با ساده کردن معادله و این حقیقت که $A(0)=0$ است داریم:

$$A(n) = \frac{2[A(1) + 2A(2) + \dots + iA(i) + \dots + (n-1)A(n-1)]}{n^2} + n-1$$

که با اعمال چند محاسبه جبری و تبیخه‌گیری از مباحث قبلی خواهیم داشت:

$$A(n) = \frac{n^2-1}{n^2}A(n-1) + \frac{(n-1)(3n-2)}{n^2} < A(n-1) + 3$$

و از آنجاییکه $A(0)=0$ است، لذا بازگشت زیر بدست می‌آید:

$A(n) < A(n-1) + 3$	$n > 0$
$A(0) = 0$	

این بازگشت می‌تواند با استفاده از استقراء حل شود. جواب بازگشت چنین است:

$$A(n) < 3n$$

به روشنی مشابه می‌توانیم با استفاده از بازگشت نشان می‌دهیم که $A(n)$ با یک حد پائین خطی محدود

۳۳۰ پیچیدکی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو

می شود. بنابراین،

$$A(n) \in \theta(n)$$

پر واضح است که برای مقادیر بزرگ n داریم:

$$A(n) \approx 3n$$

الگوریتم ۸-۵ در حالت میانی، تنها یک تعداد خطی مقایسه روی کلیدها انجام می دهد. البته دلیل بهتر بودن این الگوریتم نسبت به Quicksort در حالت میانی این است که دو فراخوانی از partition دارد در حالیکه در این الگوریتم، یک فراخوانی از partition وجود دارد. به هر حال، وقتی که ورودی فراخوانی بازگشت برابر ۱-۸ باشد، کارایی هر دو الگوریتم تنزل پیدا می کند. (در این حالت، Quicksort یک زیرآرایه خالی را می پذیرد). پیچیدگی زمانی آن مربعی است. نشان می دهیم که چگونه می توان با پیشگیری از وقوع چنین امری، کارایی زمان مربعی بدترین حالت را اصلاح نمود.

به خاطر دارید که میانه (median) کلید مجزا، کلیدی است که نیمی از کلیدها کوچکتر از آن و نیمی بزرگتر از آن باشد. اگر می توانستیم همیشه میانه را برای متغیر pivotpoint انتخاب کنیم، از کارایی مطلوبی برخوردار می شدیم. اما چگونه می توان میانه را تعیین نمود؟ در روال Selection می توانستیم تابع Selection را با یک ورودی شامل آرایه اصلی و k که مقدار آن در حدود نصف اندازه آن آرایه باشد فراخوانی کنیم. فرض کنید که n مضرب فردی از ۵ است. n کلید را به $n/5$ گروه از کلیدها، هر یک شامل ۵ کلید تقسیم می کنیم. میانه هر یک از این گروهها را مستقیماً پیدا می کنیم که این کار با انجام شش مقایسه صورت می گیرد. آنگاه با فراخوانی تابع Selection، میانه تمامی میانه ها را تعیین می کنیم. میانه میانه ها لزوماً میانه n کلید نیست، بلکه مقداری نزدیک به آن می باشد. در شکل ۸-۱۲، کلیدهای چپ کوچکترین میانه (کلیدهای ۲ و ۳) بایستی کوچکتر از میانه میانه ها و کلیدهای راست بزرگترین میانه (کلیدهای ۱۸ و ۲۲) بایستی بزرگتر از میانه میانه های باشند و در حالت کلی، کلیدهای راست کوچکترین میانه (کلیدهای ۸ و ۱۲) و کلیدهای چپ بزرگترین میانه (کلیدهای ۶ و ۱۴) می توانستند در هر دو طرف میانه میانه ها قرار بگیرند. توجه کنید که به تعداد $(1 - \frac{15}{5})$ کلید وجود دارد که می توانست در دو طرف میانه میانه ها قرار بگیرد و می تواند نتیجه گرفت که اگر n مضرب فردی از ۵ باشد، به تعداد $(1 - \frac{15}{5})$ کلید وجود داد که می توانست در دو طرف میانه میانه ها قرار بگیرد. بنابراین، حداکثر

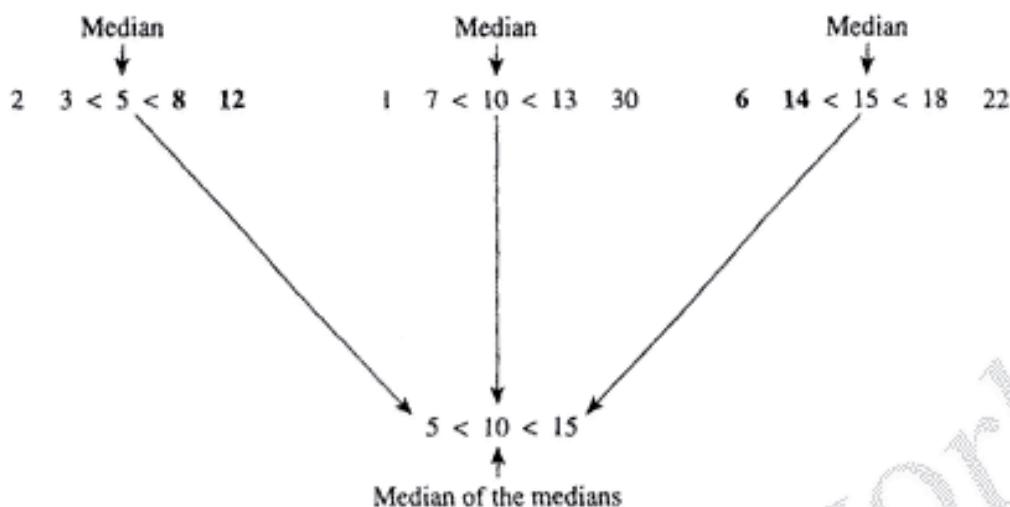
$$\frac{1}{2} [n - 1 - 2(\frac{n}{5} - 1)] + 2(\frac{n}{5} - 1) = \frac{7n}{10} - \frac{3}{2}$$

تعداد کلیدهایی که می دانیم در یک طرف قرار دارند.

کلید در یک طرف میانه میانه ها وجود دارد.

مسئله (قتاب: مقدمه‌ای بر آرکوهای مختلف) ۳۳۱

شکل ۱۲-۸ هر عدد نمایانگر یک کلید است. ما نمی‌دانیم که کلیدهای تیره کوچکتر از میانه میانه‌ها مستند یا بزرگتر از آن.



الgoritم ۸-۶

انتخاب با استفاده از میان

مسئله: kامین کلید کوچکتر در آرایه n عنصری در S را پیدا کنید.

ورودی: اعداد صحیح مثبت n و K بطوری که $k \leq n$ ، آرایه‌ای از کلیدها S با شاخصهای ۱ تا n.

خروجی: kامین کلید کوچکتر در S که توسط مقدار تابع Select بازگردانده می‌شود.

```

keytype select (int n,
                  keytype S[],
                  index k)
{
    return selection2(S, 1, n, k);
}

keytype selection2 (keytype S[],
                     index low, index high, index k)
{
    if (high == low)
        return S[low];
    else {
        partition2(S, low, high, pivotpoint);
        if (k == pivotpoint)
            return S[pivotpoint];
        else if (k < pivotpoint)
            return selection2(S, low, pivotpoint - 1, k);
        else
            return selection2(S, pivotpoint + 1, high, k);
    }
}

```

```

    return selection2(S, low, pivotpoint - 1, k);
else
    return selection2(S, pivotpoint + 1, high, k);
}
}

void partition2 (keytype S[],
                  index low, index high,
                  index& pivotpoint)
{
    const arraysize = high - low + 1;
    const r =  $\lceil \text{arraysize} / 5 \rceil$ ;
    index i, j, mark, first, last;
    keytype pivotitem, T[1..r];

    for (i = 1; i <= r; i++) {
        first = low + 5*i - 5;
        last = minimum(low + 5*i - 1, arraysize);
        T[i] = median of S[first] through S[last];
    }
    pivotitem = select(r, T,  $\lfloor (r + 1) / 2 \rfloor$ ); // Approximate the medium.
    j = low;
    for (i = low; i <= high; i++)
        if (S[i] == pivotitem) {
            exchange S[i] and S[j];
            mark = j; // Mark where pivotitem
            j++; // placed.
        }
        else if (S[i] < pivotitem) {
            exchange S[i] and S[j];
            j++;
        }
    }
    pivotpoint = j - 1;
    exchange S[mark] and S[pivotpoint]; // Put pivotitem at pivotpoint.
}

```

در الگوریتم ۶-۸، برخلاف الگوریتم‌های بازگشتی دیگر، تابع ساده‌ای که تابع بازگشتی ما را فراخوانی می‌کند را نشان می‌دهیم. به این دلیل که تابع بازگشتی در دو جا با دو ورودی متفاوت فراخوانی شود. بدینصورت که در روال ۲ partition با ورودی T و در کل به صورت

$$\text{kthsmallest} = \text{selection}(1, n, k)$$

فراخوانی می‌شود.

مسئله (تقطیب: مقدمه‌ای بر آرکوهاتی مثال) ۳۳۳

۸-۵-۸ یک الگوریتم احتمالی برای مسئله انتخاب

در حدود بدست آمده برای الگوریتم‌ها، فرض کردہ‌ایم که الگوریتم‌ها قطعی هستند، اما به این نکته نیز اشاره نموده‌ایم که این حدود برای الگوریتم‌های احتمالی نیز صدق می‌کنند. ما با ارائه یک الگوریتم احتمالی برای مسئله انتخاب، این مطلب را مشخص کرده و نشان می‌دهیم که چه زمانی اینگونه الگوریتم‌ها مفید می‌باشند.

در بخش ۲-۵، یک الگوریتم احتمالی موسوم به الگوریتم مونت کارلو، برای تقریب کاراییس یک الگوریتم بک‌تراکینگ ارائه نمودیم. به خاطر دارید که یک الگوریتم مونت کارلو لزوماً یک جواب درست تولید نمی‌کند، بلکه فقط تخمینی را از جواب ارائه می‌نماید که احتمال اینکه این تخمین به جواب درست نزدیک باشد، با توجه به شرایط الگوریتم افزایش می‌یابد. در اینجا، نوع متفاوتی از الگوریتم احتمالی، موسوم به الگوریتم *Sherwood* را ارائه می‌دهیم.

یک الگوریتم Sherwood، همواره جواب درست ارائه می‌دهد. این الگوریتم‌ها، زمانی مفید و کارا هستند که الگوریتم‌های قطعی متناظر، در حالت میانی بسیار سریعتر از بدترین حالت عمل می‌نمایند. به خاطر دارید که این مطلب برای الگوریتم ۸-۵ (انتخاب) درست است. بدترین حالت زمان-مربعی هنگامی حاصل می‌شود که pivotpoint برای یک ورودی خاص در فراخوانی‌های بازگشتی، مکرراً به مقدار low یا high نزدیک باشد. به عنوان مثال، زمانی این حالت پیش می‌آید که آرایه به صورت صعودی مرتب شده و $k=n$ باشد. از آنجاییکه این حالت برای اکثر ورودی‌ها پیش نمی‌آید، لذا کارایی حالت میانی الگوریتم به صورت خطی است. فرض کنید که برای یک ورودی خاص، عنصر میانی را به طور تصادفی براساس یک توزیع غیریکنواخت انتخاب کردیم. آنگاه زمانی که الگوریتم برای آن ورودی اجرا می‌شود، pivotpoint بسیار تایل دارد که دور از نقاط پایانی باشد. بنابراین، احتمال کارایی خطي آن بسیار بالا خواهد بود. از آنجاییکه تعداد مقایسات در هنگام گرفتن میانگین از همه ورودیها به صورت خطی است، لذا به نظر می‌رسد که مقدار مورد انتظار تعداد مقایسه کلیدها برای یک ورودی خاص، وقتی که عنصر میانی به طور تصادفی براساس یک توزیع غیریکنواخت انتخاب می‌شود، به صورت خطی باشد. ما ثابت می‌کنیم که این حالت وجود دارد، اما ابتدا می‌خواهیم تفاوت بین این مقدار مورد انتظار و مقدار میانی بدست آمده از الگوریتم ۸-۵ را مشخص کنیم. با فرض اینکه تمامی ورودیهای ممکن از لحاظ تعداد معادل هستند، متوسط تعداد مقایسات انجام شده توسط الگوریتم ۸-۵ به صورت خطی خواهد بود. برای هر ورودی معین، الگوریتم ۸-۵ همواره تعداد یکسانی مقایسه را انجام می‌دهد که این تعداد برای برخی از ورودی‌ها به صورت مربعی است ولی الگوریتم *Sherwood*، گاهی اوقات به صورت خطی و گاهی اوقات به صورت مربعی عمل می‌کند. به هر حال، اگر الگوریتم چندین مرتبه با ورودی‌های مشابه اجرا شود، انتظار داریم که میانگین زمانهای اجرا به صورت خطی باشد.

شاید بخواهید بدانید که چرا از چنین الگوریتمی استفاده می‌کنیم وقتی که الگوریتم ۸-۶ (انتخاب) با استفاده از میانه) کارایی خطي را تضمین می‌کند. به این علت که الگوریتم ۸-۶ به دلیل سربار مورد نیاز برای تقریب میانه از ثابت بالایی برخوردار است. برای یک ورودی معین، الگوریتم *Sherwood* در حالت میانی

۳۳۴ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو

سریعتر از الگوریتم ۸-۶ عمل می‌کند. تصمیم در مورد استفاده از الگوریتم Sherwood یا الگوریتم ۸-۶ به نیازهای یک کاربرد خاص بستگی دارد. اگر کارایی حالت میانی بسیار مهم باشد، از الگوریتم Sherwood استفاده می‌کنیم. اما اگر کارایی زمان مریعی به همچ وجه قابل تحمل نباشد، از الگوریتم ۸-۶ استفاده می‌کنیم. لازم به ذکر است که الگوریتم ۸-۵ نیز در حالت میانی بهتر از الگوریتم ۸-۶ عمل می‌کند. در ادامه، الگوریتم احتمالی (Sherwood) را ارائه می‌دهیم.

انتخاب احتمالی

الگوریتم ۸-۷

مسئله: k امین کلید کوچکتر در آرایه n عنصری S را پیدا کنید.

وروودی: اعداد صحیح مثبت n و k بطوری که $k \leq n$. آرایه‌ای از کلیدها S با شاخصهای ۱ تا n

خروجی: k امین کلید کوچکتر در S که در مقدار تابع Selection^۲ بازگردانده می‌شود.

keytype selection3 (**index** low, **index** high, **index** k)

```
{
    if (low == high)
        return S[low];
    else {
        partition3(low, high, pivotpoint);
        if (k == pivotpoint)
            return S[pivotpoint];
        else if (k < pivotpoint)
            return selection3(low, pivotpoint - 1, k);
        else
            return selection3(pivotpoint + 1, high, k);
    }
}
```

void partition3 (**index** low, **index** high,
index& pivotpoint)

```
{
    index i, j, randspot;
    keytype pivotitem;

    randspot = random index between low and high inclusive;
    pivotitem = S[randspot]; // Randomly choose pivotitem.
    j = low;
    for (i = low + 1; i <= high; i++)
        if (S[i] < pivotitem) {
            j++;
            exchange S[i] and S[j];
        }
    pivotpoint = j;
    exchange S[low] and S[pivotpoint]; // Put pivotitem at pivotpoint.
}
```

مسئله (نتاب: مقدمه‌ای بر آرکوماتیک مثال) ۳۳۵

تنهای اختلاف الگوریتم ۷-۸ با الگوریتم ۵-۸ در انتخاب تصادفی عنصر میانی است. در ادامه، ثابت می‌کنیم که مقدار مورد انتظار تعداد مقایسات برای هر ورودی به صورت خطی است.

تحليل پیچیدگی زمانی مقدار مورد انتظار الگوریتم ۷-۸ (انتخاب احتمالی)

عمل مبنایی: مقایسه $S[i]$ با pivotpoint در partition

اندازه ورودی: n : تعداد عناصر آرایه S

از آنجائیکه ما در حال جستجوی k امین کلید کوچکتر در یک ورودی به اندازه n هستیم، لذا در جدول زیر اندازه ورودی و مقدار جدید k در اولین فراخوانی بازگشتی برای هر مقدار pivotpoint را آورده‌ایم.

مقدار جدید k	اندازه ورودی	pivotpoint
$k-1$	$n-1$	۱
$k-2$	$n-2$	۲
\vdots	\vdots	\vdots
۱	$n-(k-1)$	$k-1$
	*	k
k	k	$k+1$
k	$k+1$	$k+2$
\vdots	\vdots	\vdots
k	$n-1$	n

از آنجائیکه تمامی مقادیر pivotpoint از احتمال یکسانی برخوردارند، بازگشت زیر را برای مقدار مورد انتظار ارائه می‌دهیم:

$$E(n, k) = \frac{1}{n} \left[\sum_{p=1}^{k-1} E(n-p, k-p) + \sum_{p=k}^{n-1} E(p, k) \right] + n - 1$$

ما می‌توانیم این بازگشت را با استفاده از استقراء ساختاری ثابت کنیم. بدینصورت که، از آنجائیکه ما از خطی بودن بازگشت مطمئن نیستیم، لذا جستجو را برای مقداری از C که آرگومان استقراء، نامساوی $E(n, k) \leq cn$ را ثابت می‌کند، انجام می‌دهیم. در اینجا بحث استقراء را نشان می‌دهیم اما به عنوان تمرین، تعیین $C = 4$ به عنوان کوچکترین ثابت را به شما واگذار می‌کنیم.

پایه استقراء: از آنجائیکه هیچ مقایسه‌ای برای $n = 1$ انجام نمی‌شود، لذا

$$E(n, k) = 0 \leq 4$$

فرض استقراء: فرض کنید که برای هر $k \leq m$ و هر $n < m$

$$E(mk) \leq 4m$$

گام استقراء: بایستی نشان دهیم که برای هر $k \leq n$

$$E(n, k) \leq 4n$$

پیچیدگی محاسباتی تکمیلی: مسئله جستجو ۳۴۶

با توجه به بازگشت و فرض استقراره داریم:

$$E(n, k) \leq \frac{1}{n} \left[\sum_{p=1}^{k-1} \varphi(n-p) + \sum_{p=k}^{n-1} \varphi p \right] + n - 1 \quad (A-3)$$

و ما داریم:

$$\begin{aligned} \sum_{p=1}^{k-1} \varphi(n-p) + \sum_{p=k}^{n-1} \varphi p &= \varphi \left[\sum_{p=1}^{k-1} n - \sum_{p=1}^{k-1} p + \sum_{p=k}^{n-1} p \right] \\ &= \varphi [(k-1)n - \sum_{p=1}^{k-1} p + \sum_{p=k}^{n-1} p] \\ &= \varphi [(k-1)n - (k-1)k + \frac{(n-1)n}{2}] \\ &= \varphi [(k-1)(n-k) + \frac{(n-1)n}{2}] \\ &< \varphi [k(n-k) + \frac{n}{2}] \leq \varphi [\frac{n^2}{4} + \frac{n}{2}] = \frac{3n^2}{4}. \end{aligned}$$

سومین تساوی با دو بار جایگزینی نتیجه مثال A-1 در ضمیمه A در حالت کلی، $k(n-k) \leq n^2/4$ است ناشی می شود. با ترکیب نتیجه بدست آمده با نامساوی A-3 خواهیم داشت:

$$E(n, k) \leq \frac{1}{n} (\frac{3n^2}{4}) + n - 1 = \frac{3n}{4} + n - 1 < \frac{7n}{4}$$

ما نشان داده ایم که مستقل از مقدار k

$$E(n, k) < \frac{7n}{4} \in \theta(n)$$

تمرینات

A-1 بخش

۱- فرض کنید که S و T دو آرایه m و n عنصری می باشند. الگوریتمی بنویسید که تمامی عناصر مشترک را پیدا کرده و آنها را در آرایه U ذخیره نماید. نشان دهید که آین کار می تواند در زمان $\theta(n+m)$ انجام شود.

۲- نشان دهید که اگر X بتواند با احتمال مشابه در هر یک از اندیشهای آرایه وجود داشته باشد، آنگاه پیچیدگی زمانی حالت میانی جستجوی دودویی (الگوریتم ۱-۵) نقریباً به صورت زیر است:

$$\lfloor \lg n \rfloor - 1 \leq A(n) \leq \lfloor \lg n \rfloor$$

۳۳۷ تمرینات

توجه: براساس پیش‌فرضیه ۴-۸، به ازاء برخی λ ، تعداد گره‌ها در سطح پائین برابر $(1 - \lambda^k)n$ است. برای بدست TND درخت تصمیم این عبارت را به عبارت $1 - \lambda^k + (1 - \lambda^k)k$ (فرمول ارائه شده در تحلیل حالت میانی جستجوی دودویی) اضافه کنید.

۳- فرض کنید که تمامی $1 + 2n$ امکان زیر از احتمال یکسانی برخوردارند:

$$\begin{aligned} x &= s_i & 1 \leq i \leq n \\ x &< s_1 \\ s_i &< x < s_{i+1} & 1 \leq i \leq n-1 \\ x &> s_n \end{aligned}$$

نشان دهید پیچیدگی زمانی حالت میانی جستجوی دودویی (الگوریتم ۵-۱) تقریباً بصورت زیر است:

$$\lfloor \lg n \rfloor - \frac{1}{\lambda} \leq A(n) \leq \lfloor \lg n \rfloor + \frac{1}{\lambda}$$

۴- اثبات پیش‌فرضیه ۶-۸ را کامل کنید.

۸-۲ بخش

۵- نشان دهید که پیچیدگی زمانی حالت میانی جستجوی درونیابی در $(\lg(\lg n))^{\theta}$ است، با فرض اینکه کلیدها به صورت غیریکنواخت توزیع شده‌اند و کلید جستجوی x با احتمال مشابه منتواند در هر یک از اندیشهای آرایه باشد.

۶- نشان دهید که پیچیدگی زمانی بدترین حالت جستجوی درونیابی در $(\lg(\lg n))^{\theta}$ است، با فرض اینکه کلیدها به صورت غیریکنواخت توزیع شده‌اند و کلید جستجوی x با احتمال مشابه منتواند در هر یک از اندیشهای آرایه باشد.

۸-۳ بخش

۷- الگوریتمی بنویسید که بزرگترین کلید را در یک درخت جستجوی دودویی پیدا کند. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از سمبلهای ترتیب نشان دهید.

۸- الگوریتمی بنویسید که با درنظر گرفتن تمام حالات ممکن، یک گره را از یک درخت جستجوی دودویی حذف کند. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از سمبلهای ترتیب نشان دهید.

۹- الگوریتمی بنویسید که یک درخت ۳-۲ را از لیستی از کلیدها تولید نماید. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از سمبلهای ترتیب نشان دهید.

۱۰- الگوریتمی بنویسید که تمامی کلیدهای موجود در یک درخت ۳-۲ را به همان ترتیب خودشان لیست کند. الگوریتم را تحلیل نموده و نتایج را با استفاده از سمبلهای ترتیب نشان دهید.

۳۳۸ پیچیدگی محاسباتی تکمیلی : مسئله جستجو

بخش ۴-۴

۱۱- یک استراتژی دیگر برای رفع مشکل تصادم، درهم‌سازی بسته است. در این استراتژی، تمامی عناصر در آرایه‌ای از باکتها (جدول درهم‌سازی) ذخیره می‌شوند. در هنگام وقوع یک تصادم، جدول برای باکت قابل دسترسی (آزاد) بعدی مورد جستجو قرار می‌گیرد. نشان دهد که درهم‌سازی بسته چگونه تصادم‌های موجود در نمونه مسئله شکل ۸-۸ را حل می‌کند. به درهم‌سازی بسته، رفع تصادم خطی نیز گرفته می‌شود.

۱۲- نقاط ضعف و قوت دو استراتژی رفع تصادم، درهم‌سازی باز و درهم‌سازی بسته را بررسی نمائید.

۱۳- الگوریتم بنویسید که عنصری را از جدول درهم‌سازی حذف نماید. برای رفع تصادم از استراتژی درهم‌سازی بسته استفاده می‌شود.

بخش ۴-۵

۱۴- الگوریتم ۸-۴ را به گونه‌ای تغییر دهید که برای مقدار n فرد کار کند. نشان دهد که پیچیدگی زمانی آن برابر است با

$$\begin{aligned} \frac{3n}{2} - 2 & \quad \text{اگر } n \text{ زوج باشد} \\ \frac{3n}{2} - 3 & \quad \text{اگر } n \text{ فرد باشد} \end{aligned}$$

۱۵- اثبات قضیه ۸-۸ را کامل کنید. به عبارتی، نشان دهد که یک الگوریتم قطعی که کوچکترین و بزرگترین کلید را در یک آرایه n کلیدی، تنها با مقایسه کلیدها پیدا می‌کند بایستی در بدترین حالت حداقل $\frac{n(n-1)}{2}$ مقایسه برای مقدار n فرد انجام دهد.

۱۶- الگوریتمی برای روش مطرح شده در بخش ۸-۵-۲ برای یافتن دوین کلید بزرگتر یک آرایه بنویسید.

۱۷- نشان دهد که در حالت کلی مجموع تعداد مقایسات مورد نیاز توسط روش مطرح شده در بخش ۸-۵-۳ برای یافتن دوین کلید بزرگتر در یک آرایه معین برابر است با

$$T(n) = n + \lceil \lg n \rceil - 2$$

۱۸- با استفاده از استقراء نشان دهد که پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۸-۶ (انتخاب با استفاده از میانه) تقریباً به صورت زیر است:

$$W(n) \leq 22n$$

تمرینات اضافی

۱۹- فرض کنید که S و T دو آرایه n عنصری هستند که به صورت غیرنزوی مرتب شده‌اند.

الگوریتمی بنویسید که میانه تمامی $2n$ عنصر را با پیچیدگی زمانی $\theta(\lg n)$ پیدا کند.

۲۰- برای هر یک از الگوریتم‌های جستجوی مطرح شده در این فصل، حداقل دو مثال ارائه دهید.

فصل ۹

پیچیدگی محاسباتی و کنترل ناپذیری: مقدمه‌ای بر نظریه NP



داستان زیر را در نظر بگیرید. فرض کنید که در یک شرکت مشغول به کار هستید و رئیس از شما درخواست الگوریتمی کارا برای حل یک مسئله بسیار مهم می‌کند. پس از روزها و یا حتی بیش از یک ماه تلاش، نمی‌توانید الگوریتمی کارا پیدا کنید و این موضوع را با شرمندگی به رئیس خود اطلاع می‌دهید. رئیس شما را تهدید به اخراج از شرکت می‌کند و می‌گوید که یک طراح باهوشت را جایگزین شما خواهد کرد. شما در پاسخ می‌گویند که شاید علت این امر، کند ذهنی من نباشد و الگوریتم کارا بی اصلاً وجود نداشته باشد. رئیس یک فرصت یک ماهه دیگر به شما می‌دهد تا ثابت کنید که الگوریتمی کارا برای حل آن مسئله وجود ندارد. پس از تلاش شباهه روزی و بی خوابی کشیدنها باز هم موفق نمی‌شوید. شما نه توانسته‌اید الگوریتمی کارا پیدا کنید و نه اینکه عدم امکان وجود چنین الگوریتمی را ثابت کنید. در آستانه اخراج از شرکت قرار می‌گیرید و به خاطر می‌آورید که برای ارائه یک الگوریتم کارا برای مسئله فروشنده دوره گرد، حتی برعی از بزرگترین دانشمندان کامپیوتر هم توانسته‌اند الگوریتمی ارائه دهند که پیچیدگی زمانی بدترین حالت آن، بهتر از نمایی باشد. به علاوه، کسی هم توانسته است ثابت کنده ارائه چنین الگوریتمی غیرممکن است. به آخرین نقطه امید چشم می‌دوزید. اگر بتوانید ثابت کنید که یک الگوریتم کارا برای

۳۴۰ پیچیدگی مقادیری و کنترل ناپذیری : مقدمه‌ای بر تقریب NP

مسئله شرکت منجر به تولید الگوریتمی کارا برای مسئله فروشنده دوره‌گرد می‌شود، یعنی اینکه رئیس از شما چیزی را خواسته است که دانشمندان بزرگ علم کامپیوتر هم نتوانسته‌اند از عهده آن برآیند. از رئیس یک فرصت دیگر برای اثبات این موضوع درخواست می‌کند. پس از تنها یک هفته تلاش ثابت می‌کند که الگوریتم مسئله شرکت منجر به یافتن یک الگوریتم کارا برای مسئله فروشنده دوره‌گرد می‌شود. حال به جای آنکه اخراج شوید، ترفع می‌گیرید زیرا از هدررفتن سرمایه شرکت جلوگیری می‌کند. آنچه گفته شد دقیقاً همان چیزی بود که دانشمندان کامپیوتر در ۲۵ سال گذشته انجام داده‌اند. ما نشان داده‌ایم که مسئله فروشنده دوره‌گرد و هزاران مسئله دیگر دارای مشکل یکسانی هستند بطوری که اگر یک الگوریتم کارا برای هر یک از آنها پیدا شود، برای همه آنها الگوریتمی کارا خواهیم داشت. چنین الگوریتمی هرگز پیدا نشده است؛ البته هنوز هم کسی عدم امکان وجود آنرا ثابت نکرده است. چنین مسائلی، "NP-کامل" نامیده می‌شوند که مورد بحث این فصل می‌باشد. مسئله‌ای که نتوان برایش یک الگوریتم کارا پیدا کرد را "کنترل ناپذیر" گوییم. در بخش ۹-۱ خواهیم گفت که معنای یک مسئله کنترل ناپذیر چیست. بخش ۹-۲ نشان می‌دهد که وقتی در حال بررسی کنترل ناپذیر بودن و یا نبودن یک مسئله هستیم، بایستی تسبیت به انتخاب اندازه ورودی در الگوریتم، دقت لازم را به عمل آوریم. در بخش ۹-۳ به بررسی سه گروه کلی از مسائلی می‌پردازیم که می‌توان آنها را به عنوان کنترل ناپذیر دسته بندی کرد و بخش ۹-۴، نظریه مسائل NP و NP-کامل را بررسی می‌کند.

۹-۱ کنترل ناپذیری

زمانی یک مسئله در علم کامپیوتر کنترل ناپذیر نامیده می‌شود که کامپیوتر به سختی بتواند آن را حل نماید. همانطوری که مشاهده می‌کنید، این تعریف بسیار مبهم است. برای این که اصطلاح واقعی‌تری را بکار بگیریم، مفهوم "الگوریتم زمان- چندجمله‌ای" را معرفی می‌کنیم.

تعريف یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای، الگوریتمی است که حد بالای پیچیدگی زمانی بدترین حالت آن به یک تابع چندجمله‌ای از اندازه ورودیش محدود می‌شود. یعنی اگر n اندازه ورودی باشد، یک چندجمله‌ای $p(n) \in O(p(n))$ وجود دارد بطوری که

مثال ۹-۱ الگوریتمهای با پیچیدگی زمانی بدترین حالت زیر، زمان- چندجمله‌ای هستند.

$$2n \quad 3n^3 + 4n \quad 5n + n^{10} \quad n \lg n$$

و الگوریتمهای با پیچیدگی زمانی بدترین حالت زیر، زمان- چندجمله‌ای نمی‌باشند.

$$\sqrt[3]{n} \quad \sqrt[4]{n} \quad 2^{0.01n} \quad n!$$

کنترل ناپذیری ۳۴۱

توجه داشته باشید که $n \lg n$ یک چندجمله‌ای بر حسب n نیست. با وجود این، چون $n^2 < n \lg n$ توسط یک چندجمله‌ای محدود شده است، یعنی اینکه یک الگوریتم با این پیچیدگی زمانی دارای معیار یک الگوریتم زمان - چندجمله‌ای می‌باشد.

در علم کامپیوتر، زمانی یک مسئله کنترل ناپذیر نامیده می‌شود که نتوان آن را با یک الگوریتم زمان - چندجمله‌ای حل نمود. ما تأکید می‌کنیم که کنترل ناپذیری از خصوصیات یک مسئله است، نه از خصوصیات هر یک از الگوریتم‌های آن مسئله. برای آنکه یک مسئله را کنترل ناپذیر بنامیم نبایست هیچ الگوریتم زمان - چندجمله‌ای برای حل آن پیدا شود. در واقع بدست آوردن یک الگوریتم زمان - چندجمله‌ای برای یک مسئله، آن را از کنترل ناپذیری خارج می‌کند. مثلاً الگوریتم brute force یک الگوریتم ضرب ماتریس زنگیره‌ای (بخش ۳-۴)، یک الگوریتم زمان - غیرچندجمله‌ای است. همچنین الگوریتم تقسیم و غلبه ارائه شده در بخش ۳-۴ که از خاصیت بازگشتی استفاده می‌کند نیز چنین است. الگوریتم برنامه‌نویسی پویا (الگوریتم ۳-۶) که در بخش مذکور ارائه شد در $(n^2)^0$ است. این مسئله کنترل ناپذیر نیست زیرا می‌توانیم آن را با یک الگوریتم زمان - چندجمله‌ای (الگوریتم ۳-۵) حل کنیم.

در فصل ۱ دیدیم که الگوریتم‌های زمان - چندجمله‌ای معمولاً خوبی بهتر از الگوریتم‌های زمان - غیرچندجمله‌ای هستند. با نگاهی دوباره به جدول ۱-۴ می‌بینیم که اگر مدت زمان لازم برای پردازش دستورالعمل‌های مبنایی یک ثانویه باشد، آنگاه الگوریتمی با پیچیدگی زمانی n^3 می‌تواند یک نمونه به اندازه ۱۰۰ را در یک میلی ثانیه انجام دهد؛ در حالیکه الگوریتمی با پیچیدگی زمانی n^2 برای انجام آن به میلیارد‌ها سال زمان نیاز دارد.

نمونه‌های زیادی وجود دارد که در آنها الگوریتم زمان - غیرچندجمله‌ای بهتر از الگوریتم زمان - چندجمله‌ای عمل می‌کند. به عنوان مثال، اگر $1,000,000 = n$ باشد در اینصورت $10^{24} = (n^2 / 10^6)^2$ ؛ در حالیکه $10^{10} = n^3$. علاوه بر این، بسیاری از الگوریتم‌هایی که پیچیدگی زمانی بدترین حالت آنها به صورت چندجمله‌ای نیست دارای زمان اجرایی کارایی برای بسیاری از نمونه‌های واقعی می‌باشند. و این حالت برای بسیاری از الگوریتم‌های بکتراکینگ و شاخه و حد وجود دارد. در برخی موارد خاص، کارکردن با مسئله‌ای که برایش یک الگوریتم زمان - چندجمله‌ای پیدا شده است، کمی دشوارتر از مسئله‌ای است که برایش هیچ الگوریتمی پیدا شده است. سه گروه کلی برای مسائل کنترل ناپذیر وجود دارد:

- ۱- مسائلی که برایشان الگوریتم‌های زمان - چندجمله‌ای پیدا شده است.
- ۲- مسائلی که کنترل پذیری آنها به اثبات رسیده است.
- ۳- مسائلی که کنترل ناپذیری آنها به اثبات نرسیده، اما هرگز الگوریتم‌های زمان - چندجمله‌ای برای آنها پیدا نشده است.

جالب اینکه بمنظور می‌رسد بسیاری از مسائل علم کامپیوتر در گروه اول و یا سوم قرار دارند. به هنگام تعیین زمان - چندجمله‌ای بودن یک الگوریتم بایستی توجه کافی به اندازه ورودی داشته باشیم.

۳۴۲ پیچیدگی مقاومتی و کنترل تاپزیری: مقدمه‌ای بر قدریه NP

۹-۲ اندازه ورودی

تا بحال n را به عنوان اندازه ورودی الگوریتم می‌نامیدیم؛ چراکه n یک اندازه منطقی برای میزان داده ورودی است، به عنوان مثال، در الگوریتمهای مرتب‌سازی، n (تعداد کلیدهایی که باید مرتب شوند) معیار خوبی برای میزان داده‌های ورودی است و به همین دلیل n را بعنوان اندازه ورودی در نظر گرفتیم. با وجود این نیایستی بدون تفکر، n را به عنوان اندازه ورودی یک الگوریتم معرفی کنیم. الگوریتم زیر تعیین می‌کند که آیا عدد صحیح مثبت n اول است یا خیر.

```
bool prime (int n)
{
    int i; bool switch;
    switch = true;
    i = 2;
    while (switch && i < n)
        if (n % i == 0)
            switch = false;
        else
            i++;
    return switch;
}
```

واضح است که پیچیدگی زمانی این الگوریتم در $(n)^{\theta}$ است. با این حال، آیا این الگوریتم، یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای است یا خیر؟ پارامتر n ، ورودی الگوریتم است ولی اندازه ورودی آن نمی‌باشد. یعنی هر مقدار n ، یک نمونه از مسئله را تشکیل می‌دهد و این برخلاف الگوریتم‌های مرتب‌سازی است که مثلاً در آن n تعداد کلیدها و نمونه برابر n کلید است. اگر مقدار n به عنوان ورودی و نه اندازه ورودی تابع `prime` باشد، پس اندازه ورودی آن چیست؟ پس از تعریف اندازه ورودی به شکلی واقعی تراز آنچه که در بخش ۱-۳ ارائه نمودیم، به این سؤال برمی‌گردیم.

تعریف برای یک الگوریتم معین، اندازه ورودی عبارت است از تعداد کاراکترهایی که آن الگوریتم برای نوشتن ورودی بکار می‌برد.

این تعریف مغایر با تعریف ارائه شده در بخش ۱-۳ نیست. برای شمارش کاراکترهایی که جهت نوشتن ورودی بکار می‌روند بایستی از چگونگی کدگذاری ورودی اطلاع داشته باشیم. فرض کنید که ورودی را در مبنای ۲ کدگذاری نمودیم. در اینصورت کاراکترهایی که برای کدگذاری استفاده می‌شوند، اعداد دو دویی (بیت‌ها) هستند و تعداد کاراکترهایی که برای کدگذاری یک عدد صحیح مثبت x بکار می‌روند برابر است با $\lceil \lg x \rceil + 1$. به عنوان مثال $\lceil \lg 1111 \rceil = 4 = 1 + 5$ و $\lceil \lg 31 \rceil = 5$. برای سادگی، می‌گوییم که تقریباً

$\lg x$ بیت برای کدگذاری یک عدد صحیح مثبت در مبنای ۲ بکار می‌رود. فرض کنید که از کدگذاری ورودی استفاده می‌کنیم و می‌خواهیم اندازه ورودی را برای الگوریتم که n عدد صحیح مثبت را مرتب می‌کند، تعیین کنیم. اعداد صحیحی که باید مرتب شوند، ورودیهای الگوریتم هستند. بنابراین، اندازه ورودی برابر است با تعداد بیتهاي مورد نیاز برای کدگذاری این اعداد، اگر بزرگترین عدد صحیح، L باشد و تعداد بیتهاي لازم برای کدگذاری هر یک از این اعداد را همان تعداد بیتهاي لازم برای کدگذاری L درنظر بگیریم، در اینصورت تقریباً $\lg L$ بیت برای کدگذاری هر یک از آنها نیاز است. لذا اندازه ورودی برای n عدد صحیح در حدود $n \lg L$ است. فرض کنید که از مبنای ۱۰ برای کدگذاری اعداد صحیح استفاده می‌کنیم. در اینصورت، کاراکترهای مورد استفاده برای کدگذاری، ارقام دهدی هستند و در حدود $\log L$ کاراکتر برای کدگذاری بزرگترین عدد بکار می‌رود و اندازه ورودی برای n عدد صحیح، تقریباً برابر با $n \log L$ است. از آنجاییکه $n \log L = (\log 10) (n \lg L)$ برسی یکی از این اندازههای ورودی، زمان- چندجمله‌ای است اگر و فقط اگر برحسب دیگر اندازههای ورودی هم، زمان - چندجمله‌ای باشد.

در فصل های گذشته، برای سادگی، n (تعداد کلیدهایی که باید مرتب شوند) را برای الگوریتم های مرتب سازی به عنوان اندازه ورودی درنظر گرفتیم و با استفاده از آن نشان دادیم که آن الگوریتم ها، زمان - چندجمله‌ای هستند. اما اکنون که راجع به اندازه ورودی دقیق تر شدیم، آیا همچنان معتقدیم که آنها زمان - چندجمله‌ای هستند؟ در ادامه خواهیم دید که جواب مثبت است. وقتی که راجع به اندازه ورودی دقیق تر می‌شویم، بایستی راجع به تعریف پیچیدگی زمانی بدترین حالت نیز دقیق تر (از آنجه که در بخش ۱-۲-۱ آمده) شویم. تعریف دقیق آن بدین صورت است:

تعریف برای یک الگوریتم معین، $W(s)$ به عنوان حداقل تعداد مراحل اجرای الگوریتم به ازای اندازه ورودی n تعریف می‌شود که به آن پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم گویند.

یک مرحله می‌تواند یک مقایسه یا یک انتساب در ماشین و یا اگر بخواهیم مستقل از ماشین تحلیل کنیم، یک مقایسه یا انتساب یک بیت باشد. این تعریف با تعریف ارائه شده در بخش ۱-۲ مغایرت ندارد. در اینجا فقط درباره عمل مبنایی دقیق تر شدیم. براساس این تعریف، هر مرحله عبارت است از یک اجرای کامل عمل مبنایی، به جای S از S برای اندازه ورودی استفاده کردیم زیرا (۱) پارامتر n همیشه معیاری برای اندازه ورودی الگوریتم ها نیست (برای مثال، در الگوریتم برسی اعداد اول که در آغاز این بخش آورده شد) و (۲) وقتی که n معیاری برای اندازه ورودی باشد، نمی‌توان اندازه دقیقی برای آن بدست آورد. مطابق تعریفی که اخیراً ارائه نمودیم، بایستی تمام مراحل انجام شده توسط الگوریتم را بشماریم. اما این کار چ گردد. اثبات مرتب سازی تبدیلی (مرتب سازی تبدیلی) را درنظر بگیرید. برای سادگی، فرض می‌کنیم که $n=2^k$ کلیدی انداد صحیح مثبت هستند و دیگر فیلدی در رکوردها وجود ندارد. با نگاهی

۳۴۴ پیچیدگی محاسباتی و کنترل تاپذیری: مقدمه‌ای بر قدرة NP

مجدد به الگوریتم ۱ در می‌باید که تعداد مراحل انجام شده برای افزایش حلقه‌ها و پرس‌ها به یک ثابت $c \times n^2$ بستگی دارد. اگر اعداد صحیح به اندازه کافی بزرگ باشند، نمی‌توان آنها را در یک مرحله توسط کامپیوتر مقایسه کرد و یا متناسب نمود. وضعیت مشابهی را در بحث محاسبات بر روی اعداد صحیح بزرگ (در بخش ۲-۶) مشاهده نمودیم. بنابراین، نیایستی تصور کنیم که عمل مقایسه یا انتساب در یک مرحله انجام می‌شود. برای آنکه تحلیل خود را مستقل از ماشین انجام دهیم، هر مقایسه یا انتساب یک بیت را به عنوان یک مرحله درنظر می‌گیریم. بنابراین، اگر L بزرگترین عدد صحیح باشد، حداقل به تعداد $\lg L$ مرحله برای مقایسه یک عدد صحیح با عدد صحیح دیگر یا انتساب آنها نیاز داریم. در تحلیل الگوریتم ۱-۳ در بخش ۱-۳ و ۷-۲ دیدیم که مرتب سازی تبادلی در بدترین حالت، به تعداد $\frac{n(n-1)}{2}$ مرتبه عمل مقایسه و به تعداد $\frac{n(n-1)}{2}$ مرتبه عمل انتساب را برای مرتب سازی عدد صحیح مثبت انجام می‌دهد. بنابراین، حداقل تعداد مراحل انجام شده توسط مرتب سازی تبادلی، از عبارت زیر بزرگتر نیست:

$$cn^2 + \frac{n(n-1)}{2} \lg L + \frac{3n(n-1)}{2} \lg L$$

می‌خواهیم از $s = n \lg L$ به عنوان اندازه ورودی استفاده کنیم. در اینصورت

$$\begin{aligned} W(s) &= W(n \lg L) \\ &\leq cn^2 + \frac{n(n-1)}{2} \lg L + \frac{3n(n-1)}{2} \lg L \\ &< cn^2 (\lg L)^2 + n^2 (\lg L)^2 + 3n^2 (\lg L)^2 \\ &< (c+4)(n \lg L)^2 = (c+4)s^2 \end{aligned}$$

بدین ترتیب نشان داده ایم که مرتب سازی تبادلی برای وقتی که روی اندازه ورودی دقیق تر می‌شویم، همچنان زمان-چندجمله‌ای باقی می‌ماند. برای تمام الگوریتمها می‌توان نتایج مشابهی را بدست آورد. همچنین می‌توان نشان داد که الگوریتم‌های زمان-غیرچندجمله‌ای (نظیر الگوریتم ۳-۱۱) همچنان زمان-غیرچندجمله‌ای باقی می‌مانند. بنابراین، مشاهده می‌کنید که وقتی n به عنوان معیاری برای میزان داده‌های ورودی مطرح می‌شود، می‌توانیم نتایج درسی درباره زمان-چندجمله‌ای بودن یا نبودن یک الگوریتم بدست آوریم و برای این منظور، n را به عنوان اندازه ورودی درنظر می‌گیریم.

اکنون به الگوریتم بررسی عدد اول باز می‌گردیم. از آنجاییکه ورودی الگوریتم، مقدار n است، لذا اندازه ورودی عبارتست از تعداد کاراکترهایی که برای کدگذاری n بکار می‌روند. همانطوری که قبل اگفتیم اگر از کدگذاری مبنای ۱۰ استفاده کنیم، به $1 + \log_{10} n$ کاراکتر برای کدگذاری n نیاز داریم. مثلاً اگر n مساوی ۳۴۰ باشد، به ۳ رقم دهدی برای کدگذاری آن نیاز است. بطور کلی اگر از کدگذاری مبنای ۱۰ استفاده کنیم و S را معادل $\log n$ در نظر بگیریم، در این صورت S تقریباً برابر با اندازه ورودی است. در بدترین حالت، $n-2$ گذر از حلقه در تابع prime وجود دارد. چون $10^n = n$ است، لذا بدترین حالت تعداد گذرهای حلقه، حدود 10^8 می‌باشد. از آنجاییکه تعداد کل مراحل، حداقل مساوی تعداد گذرهای

سه گروه کلی از مسائل ۳۴۵

از حلقه است، لذا پیچیدگی زمانی به صورت غیرچندجمله‌ای است. اگر از کدگذاری دودوی استفاده کنیم، حدود $\lg n$ کاراکتر برای کدگذاری n لازم است که در اینصورت، $\lg n = \lg n^2 = 2\lg n$ تقریباً برابر با اندازه ورودی است و تعداد گذرهای حلقه نیز حدوداً برابر 3^n می‌باشد. می‌بینیم که باز هم پیچیدگی زمانی به صورت غیرچندجمله‌ای است. اما اگر از کدگذاری یکتاپی استفاده کنیم، برای کدگذاری عدد n به n کاراکتر نیاز داریم، مثلاً کدگذاری عدد ۷ به صورت ۱۱۱۱۱۱۱۱ می‌شود. با این کدگذاری، الگوریتم بررسی عدد اول یک پیچیدگی زمانی خطی پیدا می‌کند. بنابراین، اگر از سیستم کدگذاری معقول منحصربه‌فرد شویم (کدگذاری یکتاپی یک روش عقلانی نیست)، تابع ما تغییر خواهد کرد.

در الگوریتمهایی نظیر الگوریتم بررسی عدد اول، n را یک بزرگی در ورودی می‌نامیم. الگوریتم‌های دیگری را دیدیم که پیچیدگی زمانی آنها بر حسب بزرگی به صورت چندجمله‌ای است اما بر حسب اندازه آنها چندجمله‌ای نیست. پیچیدگی زمانی الگوریتم A برای محاسبه عنصر a_m دنباله فیبوناچی در (n) است. چون n یک بزرگی در ورودی است و $\lg n$ اندازه ورودی را نشان می‌دهد، لذا پیچیدگی زمانی الگوریتم A بر حسب بزرگی به صورت خطی است اما بر حسب اندازه به صورت نمایی می‌باشد. پیچیدگی زمانی الگوریتم B برای محاسبه ضریب دوجمله‌ای در (n) است. چون n یک بزرگی برای ورودی است و $\lg n$ اندازه ورودی را نشان می‌دهد، لذا پیچیدگی زمانی الگوریتم B بر حسب بزرگی به صورت مرتبی است اما بر حسب اندازه به صورت نمایی می‌باشد. پیچیدگی زمانی الگوریتم برنامه‌نویسی پویا برای مسئله کوله‌پشتی $1-0$ که در بخش ۴-۴ بحث شد، در (nW) است. در این الگوریتم، n معیاری برای اندازه ورودی است زیرا n معادل تعداد کالاهای در ورودی مسئله است. با وجود این، W یک بزرگی است زیرا ما کزیم ظرفیت کوله پشتی می‌باشد و $\lg W$ معیاری برای اندازه W می‌باشد. پیچیدگی زمانی این الگوریتم، بر حسب بزرگی و اندازه ورودی به صورت چندجمله‌ای است اما بر حسب اندازه ورودی (به تنهایی) به صورت نمایی می‌باشد.

الگوریتمی که حد بالایی پیچیدگی زمانی بدترین حالت آن محدود به یک تابع چندجمله‌ای از اندازه بزرگی‌هایش باشد، زمان-شبه‌چندجمله‌ای نامیده می‌شود. چنین الگوریتمی اغلب مفید می‌باشد. زیرا تنها زمانی کارا نیست که با نمونه‌های شامل اعداد بسیار بزرگی مواجه شوند. چنین نمونه‌هایی ممکن است در کاربردهای ما مناسب نباشند. مثلاً در مسئله کوله‌پشتی $1-0$ ، ممکن است اغلب با مواردی سروکار داشته باشید که W خیلی بزرگ نباشد.

۹-۳ سه گروه کلی از مسائل

در اینجا می‌خواهیم سه گروه کلی از مسائل را تا آنجا که به بحث کترنال ناپذیری مربوط می‌شود، بررسی کنیم.

۹-۳-۱ مسائلی برای الگوریتم‌های زمان-چندجمله‌ای

هر مسئله‌ای که برآش یک الگوریتم با پیچیدگی زمانی چندجمله‌ای پیدا کرده‌ایم، در این دسته قرار

۳۴۶ پیچیدگی محاسباتی و کنترل ناپذیری: مقدمه‌ای بر قدریه NP

می‌گیرد. الگوریتم‌های $n \lg n$ برای مرتب‌سازی، $\theta(n \lg n)$ برای جستجوی یک آرایه مرتب شده، $\theta(n^2)$ برای ضرب ماتریس، $\theta(n^3)$ برای ضرب ماتریس زنجیره‌ای و... پیدا نموده‌اند. چون n معباری برای مقدار داده‌ها در رودهای این الگوریتم‌ها است، همگی آنها زمان-چندجمله‌ای می‌باشند. این لیست همچنان ادامه دارد. الگوریتم‌های وجود دارند که برای بسیاری از این مسائل، زمان-چندجمله‌ای نمی‌باشند. قبلاً ذکر کردیم که در مورد الگوریتم ضرب ماتریس زنجیره‌ای چنین است. دیگر مسائلی که برایشان الگوریتم‌های زمان-چندجمله‌ای ارائه نمودیم، اما الگوریتم‌های brut-force برای آنها غیرچندجمله‌ای هستند، عبارتند از مسئله کوتاهترین مسیرها، مسئله درخت جستجوی دودویی بهینه و مسئله کوچکترین درخت پوشان.

۹-۳-۲ مسائلی که کنترل ناپذیری آنها ثابت شده است.

دو نوع از مسائل در این گروه قرار می‌گیرند. نوع اول مسائلی هستند که به یک مقدار غیرچندجمله‌ای از خروجی نیاز دارند. مسئله تعیین چرخه‌های هامیلتونی در بخش ۵-۶ را به خاطر آورید. اگر از هر رأس به رأس دیگر یک لبه وجود داشت، آنگاه $n-1$ چرخه به وجود می‌آمد. برای حل این مسئله، الگوریتم می‌بایست تمامی این چرخه‌ها را تماش دهد که این درخواست، چندان معقول به نظر نمی‌رسید. در فصل ۵ اشاره داشتیم به این نکته که ما مسائل را طوری حل می‌کنیم که تمامی جوابهای ممکن را تولید کنند، چراکه در اینصورت می‌توانیم با اندکی تغییر در آن، الگوریتم طراحی کنیم که تنها یک جواب را برگرداند. بدیهی است که مسئله چرخه‌های هامیلتونی که تنها یک جواب را درخواست می‌کند، از این نوع مسائل نیست. اگرچه شناخت این نوع کنترل ناپذیری مهم است، اما اینگونه مسائل مشکلی ایجاد نمی‌کنند.

نوع دوم کنترل ناپذیری زمانی اتفاق می‌افتد که درخواستهای ما معقول است (یعنی زمانی که ما تقاضای یک مقدار غیرچندجمله‌ای از خروجی نمی‌کنیم) و می‌توانیم ثابت کنیم که مسئله را نمی‌توان در یک زمان چندجمله‌ای حل نمود. تعدادی از این مسائل مشخص شده‌اند. اولین آنها، مسائل غیرقطعی می‌باشند. این مسائل «غیرقطعی» نامیده می‌شوند زیرا می‌توان ثابت کرد که الگوریتم برای حل آن نمی‌تواند وجود داشته باشد. شناخته شده‌ترین این مسائل، مسئله Halting (توقف) است. در این مسئله، هر الگوریتم را با هر ورودی درنظر می‌گیریم و تعیین می‌کنیم که با کدام ورودی، الگوریتم متوقف می‌شود. در سال ۱۹۳۶، آن سورینگ نشان داد که این مسئله غیرقطعی است. در سال ۱۹۵۲، Grzegorczyk یک مسئله قطعی کنترل ناپذیر ارائه کرد. با وجود این، این مسائل «بطور مصنوعی» دارای خواص ویژه‌ای بودند. در اوایل دهه ۱۹۷۰ ثابت شد که برخی از مسائل تصمیم‌گیری قطعی، کنترل ناپذیرند. خروجی مسئله تصمیم‌گیری، جواب ساده «بله» یا «خبر» است؛ لذا میزان خروجی درخواست شده معقول می‌باشد. یکی از شناخته شده‌ترین مسائل در این زمینه، ریاضیات Presburger است که کنترل ناپذیری آنها در سال ۱۹۷۴ توسط Fischer و Rabin ثابت شده است. تمام مسائلی که تا امروز کنترل ناپذیری آنها مشخص شده است، عدم حضورشان در مجموعه NP نیز به اثبات رسیده است. با وجود این، بسیاری از مسائلی که بمنظور می‌رسند کنترل ناپذیر باشند، در مجموعه NP قرار دارند.

۹-۳-۳ مسائلی که کنترل ناپذیری آنها ثابت نشده و تابحال الگوریتم هایی زمان - چندجمله ای برای آنها پیدا نشده است.

این گروه شامل مسائلی است که هرگز برای آنها الگوریتمی زمان - چندجمله ای پیدا نشده، اما هنوز هم کسی ثابت نکرده که چنین الگوریتمی غیرممکن است. چنین مسائلی به وفور یافت می شوند. بعنوان مثال، اگر مسئله مربوط به درخواست تنها یک جواب باشد، در اینصورت مسئله کوله پشتی ۱-۱، مسئله فروشنده دوره گرد، مسئله مجموع زیرمجموعه ها، مسئله $m\text{-رنگ}$ برای $3 \leq m \leq 71$ مسئله چرخه های هامیلتونی و مسئله استنتاج ریاضی در شبکه فرضی، همگی در این دسته قرار می گیرند. ما الگوریتم های شاخه و حد، یک تراکینگ و الگوریتم های دیگر برای این مسائل پیدا کرده ایم که برای نمونه های بزرگ کارا می باشند. بدین معنی که یک چندجمله ای بر حسب n وجود دارد که تعداد اجرای عمل مبنایی را وقتی که نمونه از زیرمجموعه ای محدود انتخاب می شوند، محدود می کند. با وجود این، چنین چندجمله ای برای مجموعه تمام نمونه ها وجود ندارد. برای نشان دادن این موضوع بایستی یک توالی تامناهی از نمونه ها را باییم که برایش هیچ چندجمله ای بر حسب n وجود نداشته باشد که تعداد اجرای عمل مبنایی را محدود کند. به خاطر آوریدگه این کار را برای الگوریتم های یک تراکینگ در فصل ۵ انجام دادیم. یک ارتباط نزدیک و جالبی بین مسائل این گروه وجود دارد. بیان چنین ارتباطی، هدف ما در بخش بعد می باشد.

۹-۴ نظریه NP

اگر خودمان را به مسائل تصمیم گیری محدود کنیم، ارائه این نظریه راحت تر خواهد بود. همانطوری که قبل از نیز اشاره کردیم، خروجی مسئله تصمیم گیری، جواب ساده «بله» یا «خیر» می باشد. تاکنون، وقتی که این مسائل را مطرح می کردیم (در فصلهای ۲، ۳، ۵ و ۶)، آنها را به عنوان مسائل بهینه سازی معرفی می نمودیم؛ بدین معنا که خروجی یک جواب بهینه است. هر مسئله بهینه سازی دارای یک مسئله تصمیم گیری متناظر با خودش است که در مثالهای زیر نشان خواهیم داد.

مثال ۹-۲ مسئله فروشنده دوره گرد

یک گراف وزن دار و جهت دار مفروض است. همانطوری که می دانید، یک تور در چنین گرافی عبارت است از مسیری که از یک رأس شروع می شود و تمام رأسهای دیگر گراف را دقیقاً یکبار ملاقات می کند و دوباره به همان رأس آغازین ختم می شود. مسئله بهینه سازی فروشنده دوره گرد، تعیین یک تور با حداقل مجموع وزن لبه ها می باشد.

مسئله تصمیم گیری فروشنده دوره گرد تعیین می کند که آیا برای یک عدد مفروض مشتث له توری وجود دارد که مجموع وزن آن بیشتر از له نباشد یا خیر. این مسئله دارای پارامتر هایی تغییر مسئله بهینه سازی فروشنده دوره گرد است باضافه یک پارامتر اضافی له

۳۴۸ پیپدکی مفاهیاتی و کنترل تاپزیری: مقدمه‌ای بر قدرت NP

مثال ۹-۳ مسئله کوله‌پشتی ۱-

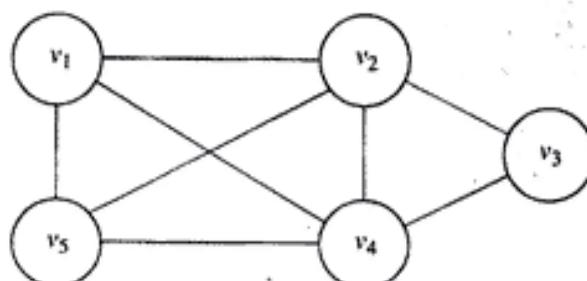
هدف در مسئله بهینه‌سازی کوله‌پشتی ۱-۰ تعیین حداقل ارزش کالاهایی است که می‌توانند در یک کوله‌پشتی گذارد شوند. هر کالا دارای وزن و ارزشی معین است و یک وزن کل W وجود دارد که کوله‌پشتی قادر به تحمل بیش از آن نیست. مسئله تصمیم‌گیری کوله‌پشتی ۱-۰ تعیین می‌کند که آیا این امکان وجود دارد که کوله‌پشتی را طوری پر کنیم که وزن کل آن بیشتر از W نشود و در عین حال، ارزش کل کالاهای حداقل برابر P باشد. پارامترهای این مسئله همانند مسئله بهینه‌سازی کوله‌پشتی ۱-۰ است باضافه P اضافی.

مثال ۹-۴ مسئله رنگ آمیزی گراف

هدف در مسئله بهینه سازی رنگ آمیزی گراف تعیین حداقل تعداد رنگهای لازم برای رنگ آمیزی یک گراف به شیوه‌ای است که هیچ دو رأس مجاور همنگ نباشند. مسئله تصمیم‌گیری رنگ آمیزی گراف تعیین می‌کند که آیا یک روش رنگ آمیزی وجود دارد که از حداقل m رنگ استفاده کند و هیچ دو گره مجاور همنگ نباشند. پارامترهای این مسئله همانند بهینه‌سازی رنگ آمیزی گراف است باضافه پارامتر m اضافی.

مثال ۹-۵ مسئله کلیک (Clique)

یک کلیک در گراف بدون جهت $G = (V, E)$ عبارت است از یک زیرمجموعه W از V ، که هر رأس W با تمامی رئوس دیگر W مجاور هم باشند. برای گراف شکل ۹-۱ $\{V_1, V_2, V_3\}$ یک کلیک است؛ در حالیکه $\{V_1, V_2, V_4\}$ یک clique نیست زیرا V_4 مجاور V_1 نیست. یک کلیک بیشینه، کلیکی با حداقل اندازه می‌باشد. تنها کلیک بیشینه در گراف شکل ۹-۱ عبارت است از $\{V_1, V_2, V_4, V_5\}$. هدف در مسئله بهینه سازی کلیک تعیین اندازه کلیک بیشینه برای یک گراف مفروض است و مسئله تصمیم‌گیری کلیک تعیین می‌کند که آیا یک کلیک شامل حداقل k رأس وجود دارد یا خیر. پارامترهای این مسئله همانند مسئله بهینه‌سازی کلیک است باضافه پارامتر اضافی k .

شکل ۹-۱ کلیک بیشینه عبارت است از $\{V_1, V_2, V_4, V_5\}$.

تاکنون هیچگونه الگوریتم زمان- چندجمله‌ای برای مسئله تصمیم‌گیری و مسئله بهینه‌سازی در هر یک از این مثالها پیدا نکردند. با وجود این، اگر می‌توانستیم یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای برای مسئله بهینه‌سازی در هر یک از مثالهای فوق پیدا کنیم، الگوریتم زمان- چندجمله‌ای برای مسئله تصمیم‌گیری متناظر آن نیز یافت می‌شد؛ چون یک مسئله بهینه‌سازی منجر به تولید یک جواب برای مسئله تصمیم‌گیری متناظر آن می‌شود. عنوان مثال، اگر بدانیم که وزن کل یک تور بهینه برای یک نمونه از مسئله بهینه‌سازی فروشنده دوره‌گرد ۱۲۰ است، جواب مسئله تصمیم‌گیری متناظر با آن برای $d \geq 120$ می‌باشد. بطور مشابه اگر بدانیم که ارزش بهینه برای نمونه‌ای از مسئله بهینه سازی کوچه پشتی ۱-۰، ۵۲۲۰ است، جواب مسئله تصمیم‌گیری متناظر با آن برای $p \leq 5220$ می‌باشد. و در غیراینصورت «خیر» می‌باشد. در ابتدا این نظریه را فقط برای مسائل تصمیم‌گیری ارائه می‌دهیم و ثابت می‌کنیم که برای بسیاری از مسائل تصمیم‌گیری (که شامل مسائل مثالهای قبل می‌باشد)، یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای منجر به تولید یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای برای مسئله بهینه سازی متناظر آن می‌شود.

۹-۴-۱ مجموعه‌های P و NP

در ابتداء مجموعه‌ای از مسائل تصمیم‌گیری را درنظر می‌گیریم که می‌توان آنها را با الگوریتم‌های زمان- چندجمله‌ای حل کرد.

تعریف P مجموعه‌ای است از تمام مسائل تصمیم‌گیری که می‌توان آنها را توسط الگوریتم‌های زمان- چندجمله‌ای حل کرد.

چه مسائلی در مجموعه P قرار دارند؟ یقیناً تمام مسائل تصمیم‌گیری که الگوریتم‌های زمان- چندجمله‌ای برایشان پیدا شده در P قرار می‌گیرند. به عنوان مثال، مسئله تعیین وجود و یا عدم وجود یک کلید در یک آرایه مرتب، و مسائل تصمیم‌گیری متناظر با مسائل بهینه‌سازی مطرح شده در فصلهای ۳ و ۴ که برایشان الگوریتم‌های زمان- چندجمله‌ای پیدا شده است، همگی در P قرار دارند. اما آیا می‌توان یک مسئله تصمیم‌گیری که برایش الگوریتم زمان- چندجمله‌ای پیدا نشده است را در مجموعه P قرار داد؟ برای مثال، آیا مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد در P قرار دارد؟ با وجود اینکه هنوز هیچ کس یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای برای حل این مسئله پیدا نکرده است، کسی هم ثابت نکرده که چنین الگوریتمی برای حل این مسئله وجود ندارد. بنابراین، این مسئله احتمالاً در P قرار دارد. برای آنکه بگوییم یک مسئله تصمیم‌گیری در P قرار دارد یا خیر، باید ثابت کنیم که نمی‌توان یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای برای حل آن ارائه داد و این موضوع هنوز برای مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد ثابت نشده است. در مورد مثالهای ۹-۲ تا ۹-۵ نیز چنین است.

۳۵۰ پیپرکی مهندسی و کنترل ناپذیری : مقدمه‌ای بر قدرت NP

چه مسائل تصمیم‌گیری در P وجود ندارند؟ ما نمی‌دانیم که مسائل تصمیم‌گیری مطرح شده در مثالهای ۹-۲ تا ۹-۵ در P قرار دارند. بعلاوه، هزاران مسئله تصمیم‌گیری نیز در این گروه جای می‌گیرند، به عبارتی، ما نمی‌دانیم که آیا آنها در P قرار دارند یا خیر. در واقع، تعداد نسبتاً کمی از مسائل تصمیم‌گیری وجود دارند که مطمئن هستیم در P وجود ندارند. اینها مسائل تصمیم‌گیری هستند که ثابت کردۀ ایم برایشان الگوریتم‌های زمان-چندجمله‌ای وجود ندارد. چنین مسائلی را در بخش ۹-۳ مطرح نموده‌ایم.

در اینجا به معرفی مجموعه وسیع تری از مسائل تصمیم‌گیری می‌پردازیم که شامل مسائل مثالهای ۹-۲ تا ۹-۵ می‌شود. قبل از این تعریف، اجازه دهید مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد را بیشتر مورد بررسی قرار دهیم. فرض کنید شخص ادعا کرده که برای نمونه‌ای از این مسئله، جواب «بله» است، یعنی اظهار کرده که برای یک گراف و عدد d ، توری وجود دارد که وزن کل آن تور بیشتر از d نمی‌باشد. منطقی است که از آن شخص بخواهیم ادعایش را با ایجاد آن تور ثابت کند. اگر شخص توری را تولید کرد، ما می‌توانیم الگوریتم بنویسیم که مشخص کند آیا وزن تور او بزرگتر از d است یا خیر. ورودی این الگوریتم، گراف G، فاصله d ، و رشته S است که ادعا شده یک تور با وزن کمتر از d می‌باشد.

```
bool verify (weighted_digraph G,
             number d,
             claimed_tour S)
{
    if (S is a tour && the total weight of edges in S is <= d)
        return true;
    else
        return false;
}
```

این الگوریتم در ابتدا بررسی می‌کند که آیا S واقعاً یک تور است یا خیر. اگر S یک تور بود، آنگاه وزنهای روی تور را با هم جمع می‌کند. اگر مجموع اوزان بزرگتر از d نباشد، جواب 'true' را برمنی گرداند؛ بدین معنا که جواب این مسئله تصمیم‌گیری، «بله» است. اما اگر S یک تور نباشد و یا اینکه مجموع اوزان بزرگتر از d باشد، الگوریتم، جواب 'false' را برمنی گرداند که مفهومش این است که تور ادعا شده توری نیست که مجموع اوزانش کمتر از d باشد و البته بدین معنا نیست که چنین توری وجود ندارد زیرا ممکن است تور دیگری وجود داشته باشد که وزن کل آن کمتر از d باشد.

به عنوان تمرین، الگوریتم را بصورت واقعی تر پیاده‌سازی نموده و نشان دهید که آن زمان-چندجمله‌ای است. با توجه به مطالب فوق نمی‌توانیم ثابت کنیم که جواب مسئله تصمیم‌گیری ما در زمان چندجمله‌ای، «خیر» می‌باشد. این یکی از خصوصیات اثبات شدنی زمان-چندجمله‌ای است که مربوط به مسائل موجود در مجموعه NP است و بعداً آن را تعریف می‌کنیم. این موضوع بدین معنا نیست که این مسائل حتماً می‌توانند در یک زمان چندجمله‌ای حل گردند. وقتی ثابت می‌کنیم که یک تور انتخابی، وزنی بیشتر از d ندارد، زمانی که برای یافتن آن تور صرف شده را درنظر می‌گیریم و فقط می‌گوییم

۳۵۱ نظریه NP

که بخش اثبات، یک زمان چندجمله‌ای صرف می‌کند. برای آنکه موضوع قابلیت اثبات زمان - چندجمله‌ای را به صورت واقعی تری بیان کنیم، مفهوم الگوریتم غیرقطعی را تعریف می‌کنیم. می‌توان چنین الگوریتم را ترکیبی از دو مرحله مجزای زیر دانست:

۱- مرحله حدس (غیرقطعی): این مرحله با داشتن یک نمونه از یک الگوریتم، رشته S را به سادگی تولید می‌کند. این رشته را می‌توان بعنوان یک جواب حدسی نمونه دانست. اگرچه آن می‌تواند تنها یک رشته بی‌معنی باشد.

۲- مرحله اثبات (قطعی): نمونه و رشته S بعنوان ورودی این مرحله می‌باشند. لذا این مرحله، طبق یک روش قطعی یا (۱) سرانجام با یک خروجی 'True' متوقف می‌شود؛ بدین معنا که جواب این نمونه «بله» است و یا (۲) با یک خروجی 'false' متوقف می‌شود و یا (۳) اصلاً متوقف نمی‌شود (یعنی درون یک حلقه کاملاً تابعی گیر می‌کند). در دو حالت اخیر، ثابت نشده که جواب این نمونه، «بله» است. تابع `verify` مرحله اثبات را برای مسئله فروشنده دوره‌گرد انجام می‌دهد. توجه داشته باشید آن، ذاتاً یک الگوریتم قطعی است و مرحله حدس است که غیرقطعی می‌باشد. این مرحله غیرقطعی نامیده می‌شود زیرا برای آن دستورالعملهای منحصر به فرد گام به گامی مشخص نشده است. در عوض، در این مرحله، به ماشین این اجازه داده می‌شود که با یک روش دلخواه هر رشته‌ای را تولید کند. مرحله غیرقطعی، روشی واقعی برای حل یک مسئله تصمیم‌گیری نیست. حتی با وجود این که واقعاً از یک الگوریتم غیرقطعی برای حل یک مسئله استفاده نمی‌کنیم، می‌گوییم که الگوریتم غیرقطعی، یک مسئله تصمیم‌گیری را "حل می‌کند" اگر

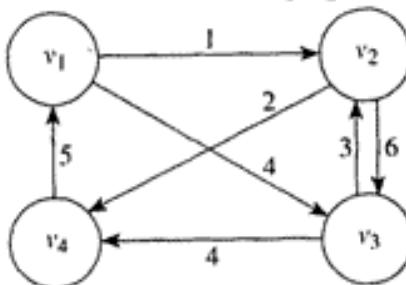
۱- برای هر نمونه‌ای که جوابش «بله» باشد، رشته‌ای به نام S وجود داشته باشد که مرحله اثبات، جواب 'true' را برایش برگرداند.

۲- برای هر نمونه‌ای که جوابش «خیر» باشد، رشته‌ای وجود نداشته باشد که مرحله اثبات، جواب 'true' را برایش برگرداند.

جدول زیر نتایج برخی از رشته‌های ورودی S به تابع `verify` برای وقتی که نمونه، گراف شکل ۹-۲ است و که برابر ۱۵ می‌باشد را نشان می‌دهد.

S	Output	Reason
$[v_1, v_2, v_3, v_4, v_1]$	False	Total weight is greater than 15
$[v_1, v_4, v_2, v_3, v_1]$	False	S is not a tour
$\# @12^* \% a_1\ $	False	S is not a tour
$[v_1, v_3, v_2, v_4, v_1]$	True	S is a tour with total weight no greater than 15

۳۵۲ پیچیدگی محاسباتی و کنترل تاپزیری: مقدمه‌ای بر قدرة NP

شکل ۹-۲ وزن کل تور v_1, v_2, v_3, v_4 بیشتر از ۱۵ نیست.

سوین ورودی نشان می‌دهد که S می‌تواند یک رشته بی معنی باشد (همانطوریکه قبل توضیح داده شد). بطورکلی، اگر جواب نمونه‌ای خاص، «بله» باشد، تابع verify مقدار 'true' را وقتی برمنی گرداند که یکی از تورها یا مجموع اوزان کمتر از L ، بعنوان ورودی باشد. بنابراین، شرط اول برای یک الگوریتم غیرقطعی فراهم شده است. از طرفی دیگر، تابع verify تنها زمانی 'true' را برمنی گرداند که یک تور با وزن کل کمتر از L ، به عنوان ورودی باشد. بنابراین، اگر جواب یک نمونه «خیر» باشد، تابع verify هر مقدار S مقدار 'true' را برمنی گرداند؛ یعنی اینکه در این صورت شرط ۲ فراهم شده است. یک الگوریتم غیرقطعی که در مرحله حدس، رشته‌ها را تولید و در مرحله اثبات، تابع verify را فراخوانی می‌کند، مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد را «حل می‌کند».

تعريف یک الگوریتم غیرقطعی زمان- چندجمله‌ای، الگوریتم غیرقطعی است که مرحله اثبات آن یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای است.

تعريف NP مجموعه‌ای از تمامی مسائل تصمیم‌گیری است که می‌توانند توسط الگوریتم‌های غیرقطعی زمان- چندجمله‌ای حل شوند.

لغت NP می‌بین اصطلاح «چندجمله‌ای غیرقطعی» (Nondeterministic polynomial) است. برای آنکه مسئله‌ای در مجموعه NP قرار گیرد، بایستی الگوریتم وجود داشته باشد که مرحله اثبات را در یک زمان چندجمله‌ای انجام دهد. چون برای مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد چنین است، لذا این مسئله در NP قرار دارد. لازم به توضیح است که این بدین معنا نیست که ما حتماً یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای برای حل آن مسئله داریم. در واقع، در حال حاضر ما چنین الگوریتمی را برای مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد نداریم. اگر جواب نمونه‌ای خاص از آن مسئله «بله» باشد، ممکن است قبل از آنکه تابع verify جواب 'true' را برگرداند، تمامی تورها را در مرحله غیرقطعی آزمایش کنیم. اگر از هر رأس به هر رأس دیگر یک لبه وجود داشته باشد، آنگاه $(n-1)n$ تور وجود دارد. بنابراین، اگر تمامی تورها آزمایش شوند، جواب را نمی‌توان در یک زمان چندجمله‌ای یافت. بعلاوه، اگر جواب یک نمونه «خیر» باشد، حل این مسئله

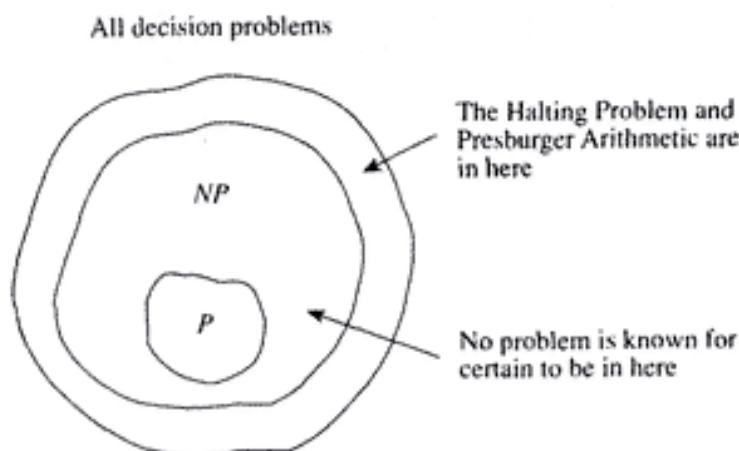
نظره NP ۳۵۳

با این تکنیک مستلزم این است که تمامی تورها مورد بررسی قرار گیرند. هدف از طرح الگوریتمهای غیرقطعی و NP، دسته بندی الگوریتم‌ها است. معمولاً الگوریتم‌های بهتری برای حل واقعی یک مسئله وجود دارند تا الگوریتمهایی که رشته‌ها را تولید و اثبات می‌کنند. بعنوان مثال، الگوریتم شاخه و حد برای مسئله فروشنده دوره گرد (الگوریتم ۳-۶) تورها را تولید می‌کند اما از تولید بسیاری از تورها با استفاده ازتابع تحدید جلوگیری می‌کند. بنابراین، این الگوریتم بهتر از الگوریتمی است که کورکورانه تورها را تولید می‌نماید.

چه مسائل تصمیم‌گیری دیگری در NP وجود دارند؟ در تعریفات از شما خواسته شده که ثابت کنید مسائل تصمیم‌گیری در مثالهای ۹-۲ تا ۹-۵ همگی در NP هستند. بعلاوه، هزاران مسئله دیگر وجود دارند که هنوز کسی توانسته آنها را توسط الگوریتم‌های زمان- چندجمله‌ای حل کند اما ثابت شده که در مجموعه NP قرار دارند زیرا برایشان الگوریتم‌های غیرقطعی زمان- چندجمله‌ای ارائه شده است. هر مسئله‌ای که در P باشد، در NP نیز هست. این موضوع تا حدودی صحیح است زیرا هر مسئله‌ای در P را می‌توان توسط یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای حل کرد. از آنجاییکه این الگوریتم با جواب «بله» یا «خیر» مسئله را حل می‌کند، لذا ثابت می‌کند که برای هر رشته ورودی S جواب «بله» است (برای نمونه‌ای که جوابش «بله» است).

چه مسائل تصمیم‌گیری در NP نیست؟ تنها مسائل تصمیم‌گیری که ثابت شده‌اند در NP نیستند، همان مسائلی هستند که کترل ناپذیری آنها ثابت شده است. یعنی ثابت شده است که مسئله توقف، محاسبات Presburger و مسائل دیگری که در بخش ۹-۲-۲ بحث شدند. در NP قرار ندارند.

شکل ۹-۳ مجموعه‌ای از تمامی مسائل تصمیم‌گیری را نشان می‌دهد. توجه کنید که در این شکل، NP شامل زیرمجموعه P می‌باشد. اما ممکن است این طور نباشد یعنی هیچ کسی تا حال ثابت نکرده است که مسئله‌ای وجود دارد که در NP قرار دارد ولی در P نیست. لذا مجموعه P - NP ممکن است تهی باشد. در واقع، این سؤال که آیا P مساوی NP است یا خیر، یکی از سوالات مهم و اساسی در علم کامپیوتر



شکل ۹-۳ مجموعه تمامی مسائل تصمیم‌گیری.

۳۵۴ پیپدکت معادلات و کلترال‌پذیری: مقدمه‌ای بر قدره NP

می‌باشد. اهمیت این سؤال بدین دلیل است که بسیاری از مسائل تصمیم‌گیری مطرح شده، در NP قرار دارند. بنابراین اگر $P=NP$ باشد، برای بسیاری از مسائل تصمیم‌گیری ناشناخته، الگوریتم‌های زمان-چندجمله‌ای خواهیم داشت.

برای آنکه نشان دهیم $P \neq NP$ است، باید مسئله‌ای را پیدا کنیم که در NP باشد ولی در P نباشد و برای آنکه نشان دهیم $P=NP$ است، بایستی یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای برای هر مسئله در NP پیدا کنیم. در ادامه، خواهیم دید که این مورد اخیر را می‌توان تا حد زیادی ساده‌تر کرد یعنی نشان می‌دهیم که تنها لازم است یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای برای فقط یکی از مسائل یک گروه بزرگ پیدا کنیم. معذلک، بسیاری از محققان شک دارند که P برابر NP است.

۹-۴-۲ مسائل NP-کامل

می‌کن است مسائل مطرح شده در مثالهای ۹-۲ تا ۹-۵ همگی به یک اندازه دشوار نباشند. عنوان مثال، الگوریتم برنامه‌نویسی بربای ما برای مسئله فروشنده دوره‌گرد (الگوریتم ۳-۱) در بیستین حالت، $(n^2)^0$ است. او طرفی، الگوریتم برنامه‌نویسی پربای ما برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ (در بخش ۴-۴) در بیستین حالت، $(2^n)^0$ است. علاوه‌براین، درخت فضای حالات در الگوریتم شاخه و حد (الگوریتم ۶-۳) برای مسئله فروشنده دوره‌گرد دارای $(n-1)^0$ برگ است؛ در حالیکه همین درخت برای الگوریتم شاخه و حد برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ (الگوریتم ۶-۲) تنها در حدود $1 + 3^n$ گره دارد و بالاخره اینکه الگوریتم برنامه‌نویسی ما برای مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ در $(nW)^0$ است و این بدین معناست که این الگوریتم برای زمانی که W خوبی بزرگ شود، کارا خواهد بود. با نگاهی به این مسائل به نظر می‌رسد که شاید مسئله کوله‌پشتی ۱-۰ آسانتر از مسئله فروشنده دوره‌گرد باشد. نشان می‌دهیم که برخلاف این دو مسئله، سایر مسائل در مثالهای ۹-۲ تا ۹-۵ و هزاران مسئله دیگر همگی در این امر مشترکند که اگر یکی از آنها در P باشد، همگی آنها بایستی در P باشند. چنین مسائلی، NP-کامل نامیده می‌شوند. برای رسیدن به چنین نتیجه‌هایی، ابتدامسئله‌ای را تحت عنوان مسئله حل پذیری-CNF تعریف می‌کنیم که پایه NP-کامل است.

۹-۶ مسئله حل پذیری-CNF

یک متغیر منطقی (بولی) متغیری است که می‌تواند یکی از دو مقدار درست (true) یا نادرست (false) را داشته باشد. اگر X یک متغیر منطقی باشد، \bar{X} نسبی آن است. یعنی اینکه X درست است اگر و فقط اگر \bar{X} نادرست باشد. یک کلمه (literal) عبارت است از یک متغیر منطقی یا نegation یک متغیر منطقی. و یک جمله (Clause) عبارت است از دنباله‌ای از کلمات که با عملگر منطقی or (v) از هم جدا شده‌اند. یک عبارت منطقی در فرم نرمال عطفی (CNF) عبارتست از دنباله‌ای از جملات که بوسیله عملگر منطقی and (w) از هم جدا شده‌اند. عنوان مثال، عبارت زیر یک نمونه از عبارت منطقی در CNF است.

$$(\bar{x}_1 \vee x_2 \vee \bar{x}_3) \wedge (x_1 \vee \bar{x}_2 \vee x_3) \wedge (\bar{x}_2 \vee x_3 \vee x_4)$$

۳۵۵ NP قدره

مسئله تصمیم‌گیری حل پذیری- CNF این است که در یک عبارت منطقی CNF، تعیین شود که آیا یک انتساب درستی (مجموعه‌ای از انتسابهای درست و نادرست به متغیرها) وجود دارد که ارزش عبارت را درست (true) کند یا خیر.

مثال ۹-۷ برای نمونه

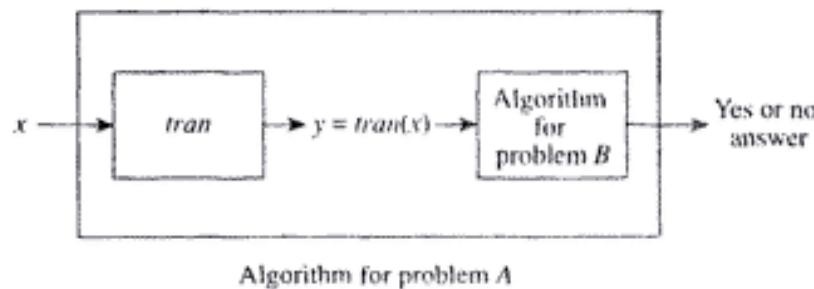
$$(x_1 \vee x_2) \wedge (x_2 \vee \bar{x}_3) \wedge \bar{x}_4$$

جواب حل پذیری- CNF، «بله» است زیرا انتسابهای $x_3 = false$, $x_4 = true$, $x_1 = true$, $x_2 = false$ کل عبارت را درست می‌کند. برای نمونه

$$(x_1 \vee x_2) \wedge \bar{x}_1 \wedge \bar{x}_2$$

جواب حل پذیری- CNF، «خیر» است زیرا هیچ انتساب درستی وجود ندارد که ارزش عبارت را درست کند.

می‌توان به راحتی الگوریتم زمان- چندجمله‌ای نوشت که یک عبارت منطقی CNF و همچنین مجموعه‌ای از انتسابهای درستی به متغیرها را به عنوان ورودی بگیرد و ثابت کند که آیا آن عبارت برای آن انتساب درست است یا نه. بنابراین این مسئله در NP است. تاکنون هیچ کسی یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای برای این مسئله پیدا نکرده است و هیچ کسی هم ثابت نکرده است که این مسئله را نمی‌توان در یک زمان چندجمله‌ای حل کرد. لذا نمی‌دانیم که آیا این مسئله در P است یا خیر. یک موضوع قابل ذکر را جمع به این مسئله این است که در سال ۱۹۷۱، استفن کوک مقاله‌ای را ارائه داد که ثابت می‌کرد که اگر حل پذیری- CNF در P باشد، در این صورت $P=NP$. قبل از آنکه این قضیه را توضیح دهیم، نیاز به یک مفهوم جدید با نام «کاهش پذیری زمان- چندجمله‌ای» داریم.



شکل ۹-۴ الگوریتم $tran$ در نمونه X از مسئله تصمیم‌گیری \wedge را به یک نمونه Y از مسئله تصمیم‌گیری B تبدیل می‌کند.

۳۵۶ پیپیدکی مذهبی و کلترا ناپذیری: مقدمه‌ای بر قدرت NP

فرض کنید می خواهیم مسئله تصمیم‌گیری A را حل کنیم و الگوریتمی داریم که مسئله تصمیم‌گیری B را حل می کند. همچنین فرض کنید می خواهیم الگوریتمی بنویسیم که نمونه y از مسئله B را از هر نمونه x از مسئله A طوری بسازد که یک الگوریتم برای مسئله B جوابهای «بله» برای لابدهد اگر و فقط اگر جواب مسئله A برای نمونه x «بله» باشد. چنین الگوریتمی، الگوریتم تبدیل نامیده می شود. در واقع، تابعی است که هر نمونه از مسئله A را به نمونه‌ای از مسئله B تصویر می کند. می توان این موضوع را بدینصورت بیان کرد:

$$y = \text{tran}(x)$$

الگوریتم تبدیل به همراه الگوریتمی برای مسئله B، منجر به الگوریتمی برای مسئله A می شود. شکل ۹-۴ این موضوع را نشان می دهد. مثال زیر نمونه‌ای از یک الگوریتم تبدیل است.

مثال ۹-۸ یک الگوریتم تبدیل

فرض کنید اولین مسئله تصمیم‌گیری ما عبارت باشد از «متغیر منطقی؛ آیا حداقل یکی از آنها دارای مقدار «درست» است؟ فرض کنید مسئله تصمیم‌گیری دوم ما عبارت باشد از « عدد صحیح؛ آیا بزرگترین آنها، عددی مثبت است؟ و فرض کنید تبدیل ما بین صورت باشد:

$$k_1, k_2, \dots, k_n = \text{tran}(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

که در آن k_i در صورتی ۱ است که x_i درست باشد و اگر x_i نادرست باشد، k_i صفر است. یک الگوریتم برای مسئله دوم، «بله» را بر می گرداند اگر و تنها اگر حداقل یک k_i برابر ۱ باشد. (يعنی اگر و فقط اگر حداقل یک x_i درست باشد که در این صورت تبدیل ما موقوفیت آمیز است و می توانیم مسئله اول را با استفاده از الگوریتم مسئله دوم حل کنیم.

تعريف اگر یک الگوریتم تبدیل زمان- چندجمله‌ای از مسئله تصمیم‌گیری A به مسئله تصمیم‌گیری B وجود داشته باشد، مسئله A کاوش‌پذیر چندجمله‌ای زمان- چندجمله‌ای به مسئله B می باشد. (عموماً فقط می گوئیم که مسئله A به مسئله B کاوش می باشد). که با این نماد نشان می دهیم:

$$A \propto B$$

من گوئیم «چندجمله‌ای» زیرا یک الگوریتم تبدیل تابعی است که چندین نمونه از مسئله A را به یک نمونه از مسئله B تصویر می کند. یعنی اینکه آن یک تابع چند به یک است.

اگر الگوریتم تبدیل، زمان- چندجمله‌ای باشد و الگوریتمی زمان- چندجمله‌ای برای مسئله B داشته باشیم، در ابتدا بنظر می رسد که الگوریتم مسئله A که حاصل از ترکیب الگوریتم تبدیل و الگوریتم مسئله B است، باید یک الگوریتم زمان- چندجمله‌ای باشد. بعنوان مثال، واضح است که الگوریتم تبدیل در مثال ۹-۸، زمان- چندجمله‌ای است. بنابراین، بنظر می رسد که اگر آن الگوریتم را اجرا کنیم و به دنبال آن

الگوریتم زمان - چندجمله‌ای را برای مسئله دوم اجرا نمائیم، در اینصورت مسئله اول را در یک زمان چندجمله‌ای حل می‌کنیم. قضیه زیر صحبت چنین چیزی را ثابت می‌کند.

قضیه ۹-۱ اگر مسئله تصمیم‌گیری B در P باشد و $A \in NP$ ، در اینصورت مسئله تصمیم‌گیری A نیز در P خواهد بود.

اثبات: فرض کنید که P یک چندجمله‌ای باشد که پیچیدگی زمانی الگوریتم تبدیل زمان - چندجمله‌ای را از مسئله A به مسئله B محدود می‌سازد. همچنین فرض کنید q یک چندجمله‌ای باشد که پیچیدگی زمانی الگوریتم زمان - چندجمله‌ای B را محدود می‌سازد و فرض کنید نمونه‌ای از مسئله A را با اندازه n داریم. از آنجاییکه حداکثر $p(n)$ مرحله در الگوریتم تبدیل ما وجود دارد و الگوریتم در بدترین حالت، در هر مرحله یک نماد را به عنوان خروجی می‌فرستد، لذا اندازه نمونه مسئله B که توسط الگوریتم تبدیل تولید شده، حداکثر $q(p(n))$ است. وقتی آن نمونه به عنوان ورودی الگوریتم مسئله B باشد، یعنی اینکه حداکثر $q(p(n))$ مرحله وجود دارد. بنابراین، میزان کل کار مورد نیاز برای تبدیل نمونه مسئله A به نمونه‌ای از مسئله B و سپس حل مسئله B برای رسیدن به جوابی برای مسئله A حداکثر $(p(n) + q(p(n)))$ می‌باشد که بر حسب n بصورت چندجمله‌ای است.

تعريف مسئله B ، NP -کامل نامیده می‌شود اگر
۱- B در NP باشد.
۲- برای هر مسئله دیگری در NP مانند A $A \leq B$ باشد.

اگر بتوانیم با استفاده از قضیه ۹-۱ نشان دهیم که هر مسئله NP -کامل در P است، می‌توانیم تیجه بگیریم که $P=NP$ است. در سال ۱۹۷۱، استفن کوک تلاش کرد تا مسئله‌ای را بیابد که NP -کامل باشد.

قضیه ۹-۲ (قضیه کوک) یک مسئله از نوع حل پذیری- CNF ، NP -کامل است.

اثبات: اثبات این قضیه را در کتاب Garey و Johnson (1979) و کتاب Cook (1971) مطالعه کنید.

قضیه ۹-۳ یک مسئله C در صورتی NP -کامل است که

۱- در NP باشد. ۲- برای هر مسئله NP -کامل دیگری مانند B ، $B \leq C$ باشد.

اثبات: چون B ، NP -کامل است، برای هر مسئله NP مانند A $A \leq B$ است.

می‌توان به راحتی فهمید که کاهش پذیری خاصیت تراگذاری دارد. بنابراین $A \leq C$ در NP است می‌توان تیجه گرفت که C ، NP -کامل است.

۳۵۸ پیچیدگی مقاومتی و کنترل ناپذیری : مقدمه‌ای بر قدرت NP

با استفاده از قضیه کوک و قضیه ۹-۲ می‌توانیم NP-کامل بودن یک مسئله را بدینصورت نشان دهیم که اولاً، آن مسئله در NP است و ثابتاً، حل پذیری CNF به آن مسئله کاهش می‌باید. این کاهش‌ها معمولاً پیچیده‌تر از آن چیزی هستند که در مثال ۹-۷ آمده است.

مسئله چرخه‌های هامیلتونی را در بخش ۵-۶ بررسی کردیم. مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی تعیین این موضوع است که آیا یک گراف متصل و بدون جهت دارای حداقل یک تور می‌باشد یا خیر. می‌توان نشان داد که

مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی \propto حل پذیری CNF

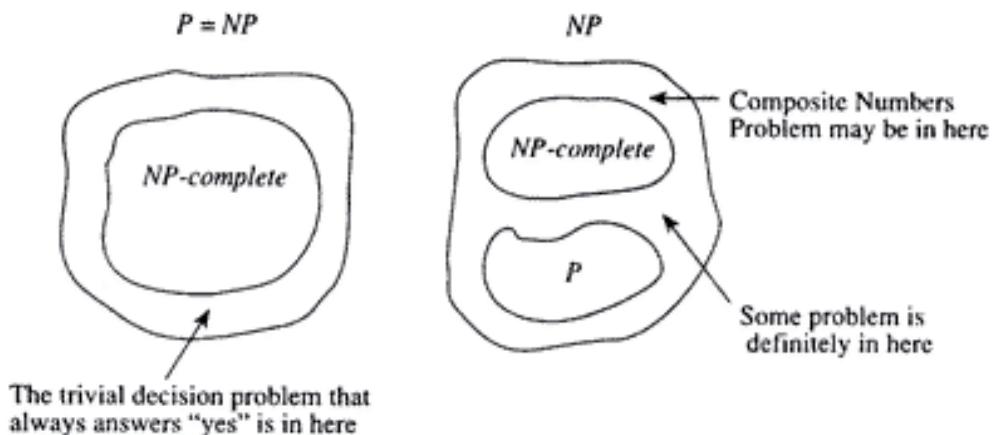
عنوان تمرین، یک الگوریتم اثبات زمان- چندجمله‌ای برای این مسئله بنویسید. بنابراین، می‌توانیم نتیجه بگیریم که مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی در NP-کامل است. اکنون که می‌دانیم مسئله مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی و مسائلی نظیر مسئله تصمیم‌گیری کلیک، NP-کامل است، می‌توانیم نشان دهیم که برخی از مسائل دیگر که در NP هستند، در NP-کامل نیز می‌باشند و اینکار را می‌توانیم بدینصورت انجام دهیم که نشان دهیم مسئله تصمیم‌گیری کلیک و با مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی به آن مسئله کاهش می‌باید (با توجه به قضیه ۹-۲). یعنی لازم نیست که به حل پذیری CNF برگردیم تا هر NP-کامل را ثابت کنیم.

مثال ۹-۹ یک حالت تغییر یافته از مسئله تصمیم‌گیری فروشمند دوره‌گرد را درنظر بگیرید. یک گراف وزن دار و بدون جهت، و عدد صحیح مثبت n مفروض است. تعیین کنید آیا یک تور بدون جهت با وزن کمتر از k وجود دارد یا خیر. واضح است که الگوریتم اثبات زمان- چندجمله‌ای که قبلاً برای مسئله فروشمند دوره‌گرد داشتیم، برای این مسئله نیز کار می‌کند. بنابراین، این مسئله در NP است و تنها بایستی نشان دهیم که یک مسئله NP-کامل ی به آن کاهش می‌باید تا بدین ترتیب نتیجه بگیریم که این مسئله در NP-کامل است. می‌خواهیم نشان دهیم که

مسئله تصمیم‌گیری فروشمند دوره‌گرد (بدون جهت) \propto مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی یک نمونه (V, E) از مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی را به نمونه (V', E') از مسئله تصمیم‌گیری فروشمند دوره‌گرد (بدون جهت) تبدیل می‌کنید بطوری که دارای همان مجموعه رئوس V' ، لبه‌ای بین هر زوج از رئوس با اوزان زیر می‌باشد:

$$\text{weight of } (u, v) \text{ equal to} \begin{cases} 1 & \text{if } (u, v) \in E \\ 2 & \text{if } (u, v) \notin E \end{cases}$$

بدیهی است که (V', E') دارای چرخه هامیلتونی است اگر و فقط اگر (V', E') دارای یک تور با مجموع وزن کمتر از n باشد که n تعداد رئوس در V' است. به عنوان تمرین نشان دهید که این تبدیل، یک تبدیل زمان- چندجمله‌ای است و بدین ترتیب مثال را نکمل کنید.

شکل ۹-۵ نمایش مجموعه NP 

مثال ۹-۱ قبلاً یک الگوریتم اثبات زمان-چندجمله‌ای برای مسئله متدالوی تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد نوشتم.

این مسئله در NP است و من توانیم نشان دهیم که

مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد \in مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد (بدون جهت) و بدین ترتیب ثابت کنیم که این مسئله NP -کامل است. یک نمونه (V, E) از مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد (بدون جهت)، رابه نمونه (V, \bar{E}) از مسئله فروشنده دوره‌گرد تبدیل می‌کنیم بطوری که دارای همان مجموعه از زووس V باشد و هرگاه $\langle u, v \rangle$ در E باشد، لبه‌های $\langle u, v \rangle, \langle u, \bar{v} \rangle, \langle \bar{u}, v \rangle, \langle \bar{u}, \bar{v} \rangle$ در \bar{E} باشند. اوزان جهتدار $\langle u, v \rangle, \langle u, \bar{v} \rangle, \langle \bar{u}, v \rangle, \langle \bar{u}, \bar{v} \rangle$ همانند وزن بدون جهت (u, v) است. بدیهی است که (V, E) دارای یک تور بدون جهت با مجموع وزن کمتر از d است اگر و تنها اگر (V, \bar{E}) دارای یک تور با مجموع وزن کمتر از d باشد. بعنوان تمرین نشان دهید که این تبدیل، زمان-چندجمله‌ای است.

وضعیت NP

شکل ۹-۲، P را به عنوان زیرمجموعه مناسبی از NP نشان می‌دهد اما همانطوری که قبلاً ذکر شد، ممکن است آن دو مجموعه، یکسان باشند. اما مسائل NP -کامل را چگونه می‌توان در این تصویر قرار داد؟ در ابتدا، طبق تعریف، این مسائل زیرمجموعه‌ای از NP می‌باشند. بتایراین، محاسبات Presburger مسئله توقف و پسیاری از مسائل تصمیم‌گیری دیگر که در NP نیستند، در NP -کامل نیز قرار ندارند. یک مسئله تصمیم‌گیری که در NP -کامل نیست، برای تمامی نمونه‌ها جواب «بله» می‌دهد (و یا اینکه برای تمامی نمونه‌ها جواب «خیر» می‌دهد). اگر $P = NP$ باشد، وضعیت مشابه شکل سمت چپ تصویر ۹-۷ می‌شود و اگر $P \neq NP$ باشد، وضعیت مطابق تصویر سمت راست آن شکل می‌شود. یعنی اگر $P \neq NP$ باشد، در اینصورت $P = NP$ -کامل می‌باشد، در آن، NP -کامل می‌باشد.

۳۶۰ پیپدکت محساباتی و کنترل تاپزیری: مقدمه‌ای بر قدرت NP

تمام مسائل NP-کامل است. علت این امر اینست که اگر مسئله‌ای در P، NP-کامل باشد، قضیه ۹-۱ به طور ضمنی می‌گوید که می‌توانیم هر مسئله‌ای در NP را در یک زمان چندجمله‌ای حل کنیم.

شکل ۹-۵ (تصویر سمت راست) می‌گوید که مسئله اعداد مرکب ممکن است در

$$NP - (P \cup NP)$$

وجود داشته باشد. این مسئله بصورت زیر است:

مثال ۹-۱۱ مسئله اعداد مرکب

با فرض یک عدد صحیح مثبت n آیا اعداد صحیح $1, m > 1$ وجود دارند که $n = mk$ باشد؟

الگوریتم زیر تعیین می‌کند که آیا این مسئله در یک زمان چندجمله‌ای، «بله» است. (یعنی آیا مسئله در NP است) یا خیر؟

```
bool verify_composite (int n, int m, int k)
{
    if (m and k are both integers < 1 && n == m*k)
        return true;
    else
        return false;
}
```

هیچ کس تاکنون الگوریتمی زمان-چندجمله‌ای برای این مسئله پیدا نکرده است (توجه داشته باشید که n ورودی مسئله است و این بدان معناست که اندازه ورودی در حدود $\lg n$ می‌باشد) و هیچ کس هم ثابت نکرده که این مسئله NP-کامل است. بنابراین، نمی‌دانیم که آیا این مسئله در P است یا خیر و نمی‌دانیم که آیا آن، NP-کامل است یا خیر. هیچ کس هم تاکنون ثابت نکرده که مسئله‌ای که در NP است، نه در P قرار دارد و نه در NP-کامل (چنین اثباتی، خود به خود ثابت می‌کند که $P \neq NP$). اما ثابت شده که اگر $P \neq NP$ باشد، چنی مسئله‌ای بایستی وجود داشته باشد. این نتیجه که در شکل سمت راست تصویر ۹-۷ نشان داده شده، در قضیه زیر به صورت فرمول درآمده است.

قضیه ۹-۴ اگر $P \neq NP$ باشد آنگاه مجموعه $(P \cup NP) - NP$ مجموعه زیر تهی نیست.

اثبات: اثبات قضیه در کتاب Ladner (۱۹۷۵) آمده است.

مکمل مسائل

به شباهت بین مسئله اعداد مرکب و مسئله زیر توجه کنید.

مثال ۹-۱۲ مسئله اعداد اول

با یک عدد صحیح مثبت مفروض Δ آیا n یک عدد اول است؟

مسئله اعداد اول، توسط الگوریتم در ابتدای بخش ۹-۲ حل شده است. این یک مسئله مکمل برای مسئله اعداد مرکب می‌باشد. بطور کلی مسئله مکمل برای یک مسئله تصمیم‌گیری، مسئله‌ای است که هرگاه مسئله اصلی جواب «خیر» می‌دهد، جواب آن «بله» است و هرگاه مسئله اصلی جواب «بله» می‌دهد، جواب آن، «خیر» است.

مثال ۹-۱۳ مکمل مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد

با یک گراف وزن دار و عدد صحیح مثبت Δ آیا توری وجود دارد که وزن کل آن بزرگتر از Δ نباشد؟

بدینهی است که اگر یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای قطعی برای مسئله پیدا کرده باشیم، یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای قطعی نیز برای مکمل آن مسئله خواهیم داشت. یعنوان مثال، اگر بتوانیم در یک زمان چندجمله‌ای تعیین کنیم که آیا یک عدد مرکب است یا خیر، در اینصورت می‌توانیم تعیین کنیم که آن عدد اول است یا خیر. با وجود این، باقتن یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای قطعی برای یک مسئله بطور خودکار یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای غیرقطعی برای مکمل آن تولید نمی‌کنند. یعنی اثبات این که یکی در NP است، خود به خود ثابت نمی‌کند که دیگری نیز در NP قرار دارد. الگوریتم اثبات مسئله اعداد اول بایستی بتواند در یک زمان چندجمله‌ای ثابت کند که یک عدد اول است؛ در حالیکه الگوریتم اثبات اعداد مرکب بایستی ثابت کند که آن عدد مرکب است که این کار با تابع verify-composite تا اندازه‌ای ساده‌تر است. پرانت در سال ۱۷۵ نشان داد که مسئله اعداد اول در NP است. در مورد مکمل مسئله فروشنده دوره‌گرد، الگوریتم بایستی بتواند در یک زمان چندجمله‌ای ثابت کند که هیچ توری با وزن کوچکتر یا مساوی Δ وجود ندارد. این کار بسیار پیچیده‌تر از اثبات وجود یک تور با وزن کوچکتر یا مساوی Δ است. هیچ کس ناکنون یک الگوریتم اثبات زمان-چندجمله‌ای برای مکمل مسئله فروشنده دوره‌گرد پیدا نکرده است. در واقع، هنچ کس ناکنون ثابت نکرده که مسئله مکمل هر مسئله NP-کامل شناخته شده در NP است. از طرفی دیگر، هیچ کس هم ثابت نکرده که یک مسئله می‌تواند در NP باشد؛ در حالیکه مکمل آن در NP نباشد. نتیجه زیر بدست آمده است.

قضیه ۹-۵ اگر مسئله مکمل هر مسئله NP-کامل در NP باشد، آنگاه مسئله مکمل هر مسئله NP نیز در NP خواهد بود.

اثبات: اثبات این قضیه در کتاب Garey و Johnson (۱۹۷۹) آمده است.

۳۶۲ پیپدکن مفاسیاتی و کنترل تابذیری: مقدمه‌ای بر قدرة NP

۹-۴-۳ مسائل NP-مشکل، NP-آسان، و NP-معادل

تاکنون فقط درباره مسائل تصمیم‌گیری بحث کرده‌ایم. اکنون می‌خواهیم نتایج بدست آمده را در حالت کلی بسط دهیم. یادآور می‌شویم که قضیه ۹-۱ اشاره دارد به اینکه اگر مسئله تصمیم‌گیری A کاهش‌پذیر چندبه‌یک زمان-چندجمله‌ای به مسئله B باشد، در اینصورت می‌توانیم مسئله A را با استفاده از یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای برای مسئله B حل کنیم. این مطلب را به مسائل غیرتصمیم‌گیری نیز تعمیم می‌دهیم.

تعریف اگر مسئله A بتواند در یک زمان چندجمله‌ای و با استفاده از الگوریتمی زمان-چندجمله‌ای فرضی برای مسئله B حل شود، در اینصورت مسئله A کاهش‌پذیر تورینگ زمان-چندجمله‌ای به مسئله B است. (معمولًا فقط می‌گویند تورینگ A به B کاهش می‌باید) و آن را به صورت زیر نشان می‌دهیم:

$$A \leq_T B$$

در این تعریف نیازی به وجود یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای برای مسئله B نمی‌باشد. این تعریف تنها می‌گوید که اگر چنین الگوریتمی وجود داشته باشد، مسئله A نیز در یک زمان چندجمله‌ای قابل حل خواهد بود. بدیهی است که اگر A و B هر دو مسائل تصمیم‌گیری باشند، در اینصورت

$$A \leq_T B \quad A \leq_T B$$

در ادامه، موضوع NP-کامل را به مسائل غیرتصمیم‌گیری بسط می‌دهیم.

تعریف مسئله B ، NP-مشکل نامیده می‌شود اگر به ازاء مسئله NP-کاملی مانند A داشته باشیم:

$$A \leq_T B$$

کاهش‌های تورینگ، خاصیت تراگذاری دارند. بنابراین، تمامی مسائل NP به هر مسئله NP-مشکلی کاهش می‌یابند؛ یعنی اگر یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای برای هر مسئله NP وجود داشته باشد، آنگاه $P = NP$ خواهد شد.

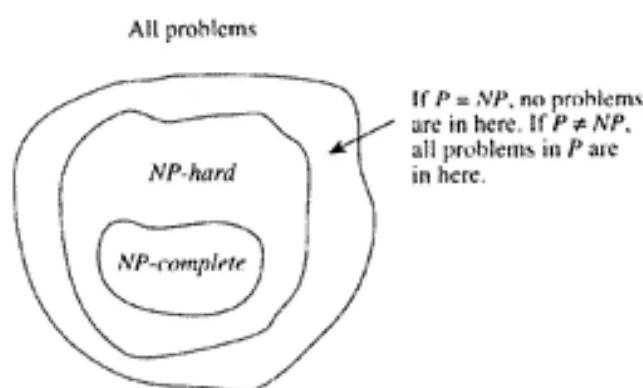
چه مسائل در NP-مشکل وجود دارند؟ بدیهی است که هر مسئله NP-کامل، NP-مشکل است. بنابراین، به دنبال مسائل غیرتصمیم‌گیری می‌گردیم که NP-مشکل باشند. قبل اگفتیم که اگر بتوانیم یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای برای یک مسئله بهینه‌سازی پیدا کنیم، خود به خود الگوریتمی زمان-چندجمله‌ای برای مسئله تصمیم‌گیری متناظر با آن داریم. بنابراین، مسئله بهینه‌سازی، متناظر با هر مسئله NP-کامل و NP-مشکل است. مثال زیر از تعریف کاهش‌پذیری تورینگ استفاده می‌کند تا این نتیجه را برای مسئله فروشنده دوره‌گرد نشان دهد.

۳۶۳ NP قدرة

مثال ۹-۱۴ مسئله بهینه‌سازی فروشنده دوره‌گرد، NP-مشکل است.

فرض کنید یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای فرضی برای مسئله بهینه‌سازی فروشنده دوره‌گرد و نمونه‌ای از مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد شامل گراف G و یک عدد صحیح مثبت d داریم. با بکارگیری الگوریتمی فرضی بر روی گراف G ، جواب بهینه mindist را بدست آورید. آنگاه جواب ما برای این نمونه از مسئله تصمیم‌گیری در صورتی «بله» است که $d \leq \text{mindist}$ باشد و در غیراینصورت «خیر» است. بدینهای است که الگوریتم زمان-چندجمله‌ای فرضی برای مسئله بهینه‌سازی، به همراه این مرحله اضافی، جواب مسئله تصمیم‌گیری را در یک زمان چندجمله‌ای می‌دهد. بنابراین، مسئله بهینه‌سازی فروشنده دوره‌گرد «مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد»

چه مسائلی در NP-مشکل نیستند؟ از وجود چنین مسئله‌ای خبر نداریم. در واقع اگر می‌توانستیم ثابت کنیم که مسئله‌ای در NP-کامل نیست، در اینصورت ثابت می‌شد که $P \neq NP$ است. به این دلیل که اگر باشد، آنگاه هر مسئله در NP توسط یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای قابل حل خواهد بود. بنابراین، می‌توانستیم هر مسئله در NP را (با استفاده از یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای فرضی برای هر مسئله‌ای مانند B) به سادگی و با فراخوانی الگوریتم زمان-چندجمله‌ای برای هر مسئله، حل کنیم. حتی به الگوریتمی فرضی برای مسئله B نیاز نداریم. بنابراین، تمام مسائل می‌بایست در NP-مشکل باشند. از طرفی دیگر، هر مسئله‌ای که برایش یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای پیدا کردیم، ممکن است NP-مشکل نباشد. در واقع اگر ثابت می‌کردیم که مسئله‌ای که برایش یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای پیدا کردیم NP-کامل است، در اینصورت ثابت می‌شد که $P = NP$ است. به این دلیل که، در اینصورت یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای واقعی (نه فرضی) برای برخی مسائل NP-مشکل وجود داشت. بنابراین، می‌توانستم هر مسئله در NP را با استفاده از کاهش تورینگ از آن مسئله به مسئله NP-مشکل، در یک زمان چندجمله‌ای حل کنیم. شکل ۹-۶، ارتباط این مجموعه از مسائل NP-مشکل را با مجموعه کل مسائل، نشان می‌دهد.



شکل ۹-۶ مجموعه تفاهی مسائل.

۴۶۴ پیچیدگی معنای و کنترل تاپذیری: مقدمه‌ای بر نظریه NP

اگر مسئله‌ای NP-مشکل باشد، حداقل به سختی مسائل NP-کامل است. به عنوان مثال، مسئله بهینه‌سازی فروشنده دوره‌گرد، حداقل به دشواری مسائل NP-کامل است. اما آیا عکس آن هم صحیح است؟ یعنی آیا مسائل NP-کامل نیز حداقل به سختی مسئله بهینه‌سازی فروشنده دوره‌گرد هستند؟ برای پاسخ به این سوال نیاز به تعریف دیگری داریم.

تعریف مسئله A-NP-آسان نامیده می‌شود اگر برای مسئله‌ای مانند B که در NP است، داشته باشیم

$$A \in NP \cap B$$

بدیهی است که اگر $P = NP$ باشد، در اینصورت یک الگوریتم زمان-چند جمله‌ای برای تمام مسائل NP-آسان وجود دارد. توجه داشته باشید که تعریف ما از NP-آسان، دقیقاً متقاضان با تعریف ما از NP-مشکل نیست. یعنوان تعریف نشان دهد که یک مسئله NP-آسان است اگر و تنها اگر به یک مسئله NP2-کامل دیگر کاوش یابد.

چه مسائلی NP-آسان هستند؟ مسلماً مسائل موجود در P، مسائل موجود در NP و مسائل غیر تصمیم‌گیری که برایشان الگوریتمهای زمان-چندجمله‌ای پیدا شده، همگی NP-آسان هستند. معمولاً من توان نشان داد که مسئله بهینه‌سازی (متناظر با یک مسئله تصمیم‌گیری NP-کامل)، یک مسئله NP-آسان است.

تعریف یک مسئله NP-معادل نامیده می‌شود اگر هم NP-مشکل باشد و هم NP-آسان.

واضح است که $P = NP$ است اگر و تنها اگر برای تمام مسائل NP-معادل، الگوریتمهای زمان-چندجمله‌ای وجود داشته باشد.

همانطوریکه مشاهده می‌کنیم محدود کردن نظریه به مسائل تصمیم‌گیری، به عمومیت آن لطمه‌ای وارد نمی‌سازد زیرا معمولاً من توانیم نشان دهیم که مسئله بهینه‌سازی متناظر با مسئله تصمیم‌گیری NP-کامل، NP-معادل است. این بدان معنی است که یافتن یک الگوریتم زمان-چندجمله‌ای برای مسئله بهینه‌سازی، معادل است با یافتن چنین الگوریتمی برای مسئله تصمیم‌گیری.

تمرینات

بخش‌های ۱-۹ تا ۹-۳

- ۱- سه مسئله را نام ببرید که دارای الگوریتمهای زمان-چندجمله‌ای باشند توضیح دهید؟
- ۲- یک مسئله و دو طرح کدگذاری برای ورودی آن ارائه دهید. کارایی طرحهای خود را بررسی کنید.

۳- مسئله محاسبه جمله π ام دنباله فیبوناچی به کدامیک از سه دسته کلی بحث شده در بخش ۹-۳ تعلق دارد؟ توضیح دهد.

۴- یک گراف دارای یک چرخه اوپلر است اگر و تنها اگر (a) گراف متصل باشد و (b) درجه هر رأس زوج باشد. حد پائینی را برای پیجیدگی زمانی تمام الگوریتمهای باید که تعیین می کنند آیا یک گراف دارای چرخه اوپلر است یا خیر. این مسئله به کدامیک از سه دسته کلی بحث شده در بخش ۹-۳ تعلق دارد؟

۵- حداقل دو مسئله را نام ببرید که به هر یک از سه دسته بحث شده در بخش ۹-۳ تعلق داشته باشند.

بخش ۹-۴

۶- الگوریتم اثبات برای مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد (که در بخش ۹-۴-۱ بحث شده) را بر روی سیستم خود پیاده‌سازی نموده و کارایی زمان-چندجمله‌ای آن را بررسی کنید.

۷- ثابت کنید که مسائل مثالهای ۹-۲ تا ۹-۵ در NP هستند.

۸- یک الگوریتم اثبات زمان-چندجمله‌ای برای مسئله تصمیم‌گیری کلیک بنویسید.

۹- نشان دهید که کاهش از مسئله حل پذیری-CNF به مسئله تصمیم‌گیری کلیک را می‌توان در یک زمان چندجمله‌ای انجام داد.

۱۰- یک الگوریتم اثبات زمان-چندجمله‌ای برای مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی بنویسید.

۱۱- نشان دهید کاهش از مسئله تصمیم‌گیری چرخه‌های هامیلتونی به مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد (بدون جهت) را می‌توان در یک زمان چندجمله‌ای انجام داد.

۱۲- نشان دهید کاهش از مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد (بدون جهت) به مسئله تصمیم‌گیری فروشنده دوره‌گرد را می‌توان در یک زمان چندجمله‌ای انجام داد.

۱۳- نشان دهید که یک مسئله NP-آسان است اگر و تنها اگر به یک مسئله NP-کامل کاهش یابد.

۱۴- فرض کنید مسئله A و مسئله B، دو مسئله مختلف از مسائل تصمیم‌گیری باشند. همچنین فرض کنید که مسئله A، کاهش پذیر چندبه یک زمان-چندجمله‌ای به مسئله B باشد. اگر مسئله A، NP-کامل باشد، آیا مسئله B نیز NP-کامل است؟ توضیح دهد.

۱۵- هنگامی که تمام نمونه‌های مسئله حل پذیری-CNF دارای دقیقاً سه کلمه در هر جمله باشند، مسئله حل پذیری-۳ نامیده می‌شود. با دانستن این موضوع که مسئله حل پذیری-۳، NP-کامل است، نشان دهید که مسئله ۳-رنگ آمیزی گراف نیز NP-کامل است.

۱۶- نشان دهید که اگر یک مسئله NP نباشد، NP-آسان نیست. لذا محاسبات presburger و مسئله توافق نیز NP-آسان نیستند.

فصل ۱۰

الگوریتم‌های موازی



فرض کنید که می‌خواهید یک حصار در حیاط منزلتان بسازید و برای این کار لازم است که ۱۰ چاله عمیق حفر کنید. شاید این کار ناخوشایند و دشوار باشد که بخواهید ۱۰ چاله را به ترتیب و بصورت جداگانه حفر نمایید، لذا به دنبال چاره‌ای خواهید بود. به خاطر دارید که چگونه تمام سایر، شخصیت مشهور مارک توانیز، دوستش را برای کمک در سفید کردن حصار با حیله‌هایی جالب فریب داد. شما هم می‌توانید از حیله زیرکانه مشابهی استفاده کنید. برای این کار پرنده‌ها را برای خبر کردن همسایه‌های جوان و نیرومندان چهت همکاری در حفر چاله در حیاط خلوتتان پرداز دهید. فرد مناسب تر کسی است که قادر باشد یک چاله را سریعتر حفر کند و در این میدان همکاری پیروز شود. می‌توانید هدیدای نه چندان مهم را نیز برای شخص پرنده پیشنهاد کنید. بیشتر آنها، فقط می‌خواهند شایستگی و لیاقت خود را ثابت کنند. بدین ترتیب، در روز همکاری، ۱۰ همسایه قوی و با امداد، در یک زمان ۱۰ چاله را حفر می‌کنند. این روش حفر چاله‌ها، روش موازی نامیده می‌شود. در عین حال که خودتان را از کار حفر چاله‌ها نجات داده‌اید، توانسته‌اید چاله‌ها را سریعتر از وقتی که خودتان با به ترتیب کنند آنها انجام می‌دادید، تمام کنید.

۳۶۷ الکترونیک های هوایی

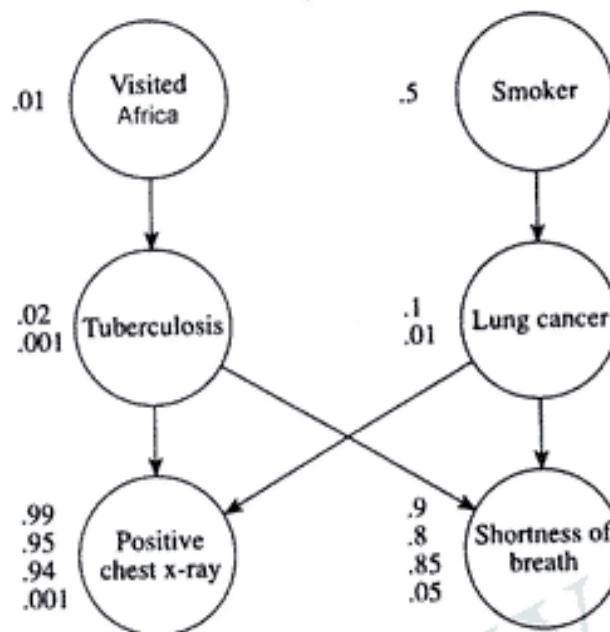
عیناً همانطوری که می توانید کار حفر چاله های را با همکاری همزمان دوستانان سریعتر تمام کنید، یک کامپیوتر نیز می تواند یک کار را سریعتر انجام دهد اگر در این سیستم چندین پردازنده به صورت موازی دستورالعملها را به اجرا درآورند (یک پردازنده در یک کامپیوتر، یک جزء سخت افزاری است که دستورالعملها و داده ها را پردازش می کند). تاکنون فقط در مورد پردازش ترتیبی بحث کردۀ ایم و همه الگوریتم هایی که تا به حال ارائه نموده ایم، برای اینکه در کامپیوترهای ترتیبی انجام شوند، طراحی شده اند. چنانچه کامپیوتري تنها یک پردازنده برای اجرای ترتیبی دستورالعملها داشته باشد، شبیه به این است که خودتان حفر ۱۰ چاله را به تنهایی و به ترتیب انجام دهید. این کامپیوتراها، براساس مدل ارائه شده جان وان نیومن پایه ریزی شدند. همانطوری که در شکل ۱۰-۱ شرح داده شد، این مدل از یک تک پردازنده - موسوم به پردازنده مرکزی یا CPU - و حافظه تشکیل شده است. این مدل، دنباله ای از دستورالعملها را گرفته و بروی یک سری داده عمل می کند. چنین کامپیوتري، کامپیوتر چریان تک دستوری، تک داده ای (SISD) نامیده می شود که اغلب لفظ کامپیوتر ترتیبی نیز به آن اطلاق می گردد.

اگر در کامپیوتري، چندین پردازنده به طور همزمان دستورالعملها را اجرا کنند، مسائل زیادی می توانند به سرعت حل شوند که این کار در واقع، شبیه به داشتن ۱۰ همسایه قوی جهت حفر ۱۰ چاله در یک زمان خواهد بود. بعنوان مثال، شبکه فرضی که در بخش ۳-۴ معرفی شده است را در نظر بگیرید (شکل ۱۰-۲). هر رأس در آن شبکه، یک حالت ممکنه از یک بیماری را نشان می دهد. در اینجا، اگر داشتن یک حالت در یک رأس بتواند سبب ایجاد حالتی در رأس دیگر شود، یک ارتباط (لبه) از او لین گره به گره دوم وجود خواهد داشت. برای مثال، گره بالایی سمت راست، حالت سیگاری بودن را نشان می دهد و خروج لبه از آن گره به این معنی است که سیگار کشیدن می تواند سبب سرطان ریه شود. یک علت مشخص همیشه بر آنچه که به عنوان معلول ذکر کردۀ ایم، اثر گذار نیست. از اینرو لازم است که احتمال تشخیص اثر هر یک از علتها نیز در شبکه ذخیره شود. به عنوان مثال، احتمال اینکه یک شخص سیگاری باشد، برابر ۵/۰ است که در گره "سیگاری" ذخیره می شود. به احتمال ۱/۰، شخص که سیگار می کشد به سرطان ریه مبتلا می شود و به احتمال ۱/۰، شخص که سیگار نمی کشد به سرطان ریه دچار می شود. به احتمال ۹۹/۰، شخص که هم سل و هم سرطان ریه دارد به پرتو درمانی به وسیله اشعه ایکس نیازمند است. احتمالات دیگری که در گره "پرتو درمانی با X" مشاهده می شود. به احتمال ۱/۰، شخص که سیگار می کشد به سرطان ریه است، نتیجه گیری اصلی از یک شبکه فرضی، تعیین احتمال وقوع حالات برای گره هایی است که در آنها حالات و وضعیتهای مختلف ارائه شده است. به عنوان مثال، اگر تشخیص داده شد که بیماری معتقد است و به پرتو درمانی بدهکار شد، شاید بدایم که به چه احتمالی بیمار سرطان ریه داشت،



شکل ۱۰-۱ یک کامپیوتر ترتیبی سنتی.

شکل ۲ یک شبکه فرضی.



سل داشت، تنگی نفس داشت و با اخیراً از آفریقا دیدن کرده است. در سال ۱۹۸۶، یک الگوریتم استنباطی، برای حل این مسئله ارائه شد. در این الگوریتم، هر گره پیامهای را برای والدین (ریشه) و فرزندانش (زیرشاخمهای) می فرستد. یعنوان مثال، هنگامی که تشخیص داده شد بیماری به پرتو درمانی با X نیاز دارد، گره "پرتو درمانی" با X پیامهای را برای والدینش "سل" و "سرطان ریه" ارسال می کند. هنگامی که هر یک از این گرهای، پیامشان را دریافت کردند، احتمال این حالت در گره محاسبه شده، سپس این گره نیز پیامها را برای والدین دیگر و فرزندانش ارسال می کند. بعد از اینکه تمامی گرهات، پیامهای خود را دریافت کرده اند، احتمالهای جدید این حالتها در کلیه گرهات محاسبه شده و گرهات پیامها را ارسال می کنند. روند گذر پیام در ریشه ها و برگها خاتمه می یابد. هنگامی که تشخیص داده شد بیماری معتاد نیز هست، جریان پیام دیگری در آن گره شروع می شود. یک کامپیوتر ترتیبی سنتی، تنها می تواند اندازه یک پیام یا یک احتمال را در یک زمان محاسبه نماید. اندازه پیام مربوط به "سل" می تواند در ابتداء محاسبه شود، سپس احتمال جدید سل، بعد اندازه پیام "سرطان ریه" و احتمال آن و به همین ترتیب ادامه می یابد.

اگر هر گره خودش پردازنده ای داشت که قادر به فرستادن پیامها به پردازنده های موجود در دیگر رأسها بود می توانستیم در ابتداء محاسبه را انجام داده و پیامها را به "سل" و "سرطان ریه" ارسال کنیم. هنگامی که هر یک از گرهات، پیام مربوطه را دریافت کرده، می توانند به طور مستقل محاسبات را انجام داده و پیامها را به والدین و دیگر فرزندانش بفرستند. علاوه بر این، اگر بدایم که بیماری معتاد است، محتوای گره "معتاد" می توانست به طور همزمان محاسبه شده و پیامی را به فرزندانش ارسال کند. روشی است که اگر موارد فوق اتفاق می افتد، استنتاج بسیار سریعتر انجام می شد. یک شبکه فرضی که در اجرای این واقعی استفاده می شود، اغلب شامل صدها گره بوده و احتمالات حاصل از آن بلافاصله مورد نیاز می باشند. این موضوع به

این معنی است که زمان ذخیره‌سازی‌ها می‌تواند بسیار قابل توجه باشد.

چیزی که اکنون شرح دادیم، یک معماری برای نوع خاصی از کامپیوترهای موازی است. چنین کامپیوترهایی به این علت موازی (Parallel) نامیده می‌شوند که هر پردازنده می‌تواند دستورالعملها را همزمان به صورت موازی و به همراه دیگر پردازنده‌ها اجرا کند. قیمت پردازنده‌ها در بیشتر از سه دهه اخیر، به صورت قابل توجهی کاهش یافته است. در حال حاضر، سرعت یک پردازنده، یکی از شاخصه‌های مهم سرعت کامپیوترهای ترتیبی است. از این‌رو با اتصال موازی ریزپردازنده‌ها -همانگونه که در پاراگراف قبل شرح دادیم- این امکان که با کمترین هزینه، توان محاسباتی بالاتری نسبت به سریعترین کامپیوتر ترتیبی بدست آید، فراهم می‌شود. کاربردهای زیادی وجود دارند که می‌توانند به طور قابل توجهی از محاسبات موازی سود ببرند. کاربردهایی در هوش مصنوعی نظری شبکه فرضی، استنتاج در شبکه‌های عصبی، درگ زبان طبیعی، تشخیص گفتار و بیانی ماشین و کاربردهایی نظری پردازش پرس‌و جو در پایگاه داده، پیش‌بینی وضع هوای اخطار آلودگی و تحلیل ساختارهای پروتئینی نیز از این قبیل کاربردها می‌باشند.

روش‌های متعددی برای طراحی کامپیوترهای موازی وجود دارند. بخش ۱۰-۱ در مورد برخی از نکات ضروری در طراحی موازی و بعضی از معماریهای متداول‌تر موازی بحث می‌کند. بخش ۱۰-۲ نشان می‌دهد که چگونه الگوریتم‌هایی را برای یک نوع خاص از کامپیوترهای موازی به نام PRAM (ماشین با دستیابی موازی مستقیم) بنویسیم. آنچنانکه بعد از خواهیم دید، این نوع خاص از کامپیوترها، خیلی متداول و مرسوم نیستند. در واقع مدل PRAM یک تعمیم آشکار از مدل ترتیبی محاسبات است. اما از این گذشته، الگوریتم PRAM می‌تواند به الگوریتم‌هایی برای بسیاری از ماشینهای متداول و پرکاربرد امروزی ترجمه شود. لذا الگوریتم‌های PRAM را به عنوان مقدمه‌ای مناسب برای معرفی الگوریتم‌های موازی در نظر گرفته‌ایم.

۱۰-۱ معماریهای موازی

ساختار کامپیوترهای موازی به هر یک از سه حالت زیر می‌تواند تغییر کند:

- ۱- مکانیسم کنترلی
- ۲- سازمان فضای آدرس دهنی
- ۳- شبکه سلسله‌مراتبی (تلسلی)

۱۰-۱-۱ مکانیسم کنترلی

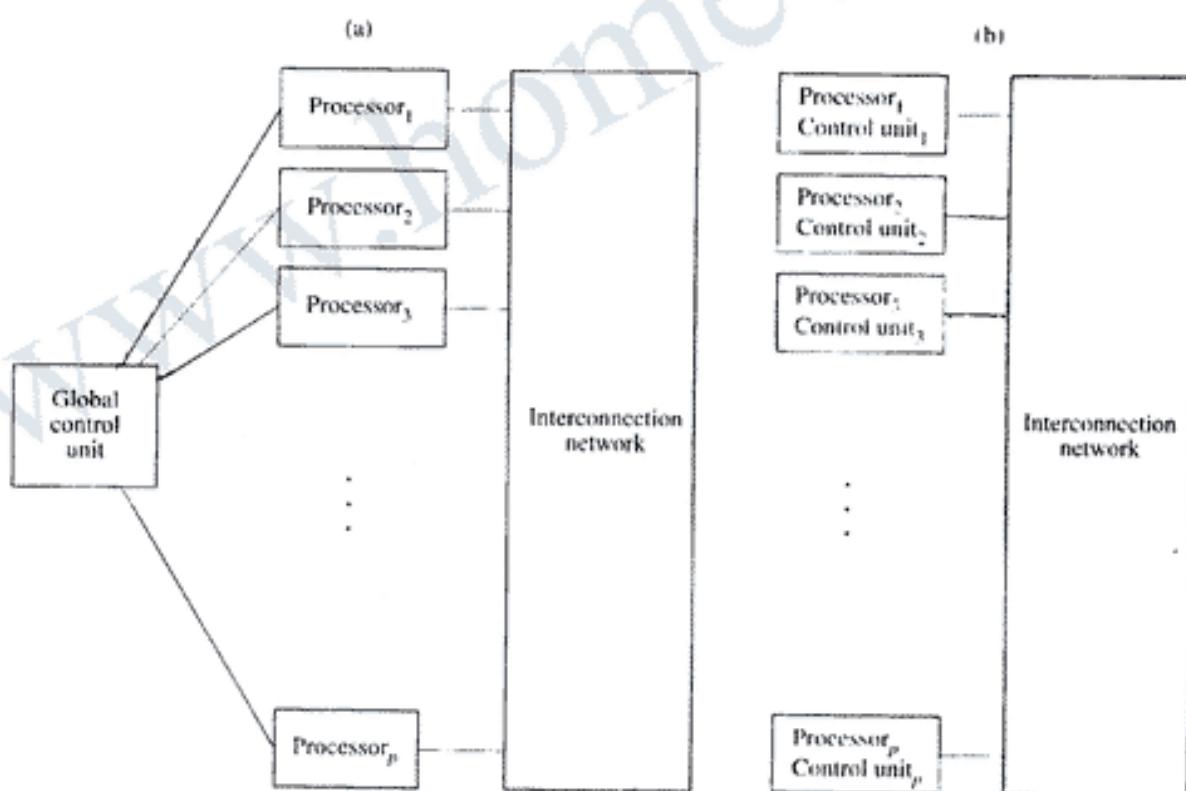
هر پردازنده در کامپیوتر موازی می‌تواند براساس یک واحد کنترل مرکزی و یا به طور مستقل، تحت واحد کنترلی خودش کار کند. اولین نوع معماری جریان تک دستوری، چند داده‌ای (SIMD) نامیده می‌شود. شکل (۱۰-۲(a)، یک معماری SIMD را شرح می‌دهد. شبکه سلسله‌مراتبی که در این شکل نمایش داده شده، سخت‌افزاری را نشان می‌دهد که قادر به اتصال پردازنده‌ها به یکدیگر می‌باشد. شبکه‌های

۳۷۰ الگوریتم‌های موازی

سلسله مراتبی در بخش ۱۰-۱-۳ مطرح شده‌اند. در معماری SIMD، دستورالعمل مشابهی به طور همزمان توسط واحدهای پردازش، تحت کنترل واحد کنترل مرکزی اجرا می‌شود. این بدین معنا نیست که همه پردازنده‌ها بایستی حتماً دستورالعملی را در هر چرخه اجرا کنند بلکه هر پردازنده بنا به ضرورت می‌تواند در هر چرخه دلخواه غیرفعال شود.

کامپیوترهای موازی که در آن هر پردازنده براساس واحد کنترل خودش کار می‌کند به کامپیوترهای جریان چند دستوری، چند داده‌ای (MIMD)، موسومند. شکل (۱۰-۳(b)، معماری MIMD را نشان می‌دهد. در این کامپیوترها، یک نسخه از سیستم عامل و برنامه در هر پردازنده نگهداری می‌شود.

کامپیوترهای SIMD، برای برنامه‌های مناسب هستند که دستورالعملهای مشابهی را روی داده‌های متفاوت اجرا می‌کنند. چنین برنامه‌هایی، برنامه‌های داده-موازی نامیده می‌شوند. یک مشکل کامپیوترهای SIMD این است که آنها نمی‌توانند دستورالعملهای متفاوتی را در یک چرخه زمانی اجرا کنند. بعنوان مثال، فرض کنید که جمله شرطی زیر بخواهد اجرا شود:



شکل ۱۰-۳ (a) یک معماری جریان تک دستوری، چند داده‌ای (SIMD)
 (b) یک معماری جریان چند دستوری، چند داده‌ای (MIMD)

```

if (x == y)
    execute intructions A;
else
    execute intructions B;

```

هر پردازنده ای که به $y \neq x$ برسد، (توجه داشته باشد که پردازنده ها در حال پردازش عناصر داده ای متفاوتی هستند) هیچ کاری نمی توانند انجام دهد تا زمانی که پردازنده هایی که به $x=y$ رسیدند، دستورالعملهای A را به طور کامل اجرا کنند و همینطور آنها ب $y=x$ را پیدا کردن بایستی بیکار بمانند تا زمانی که بقیه در حال اجرای دستورالعملهای B هستند. بطور کلی، کامپیوترهای SIMD بیشتر برای الگوریتم های موازی مناسب هستند که در آنها نیاز به همزمانی نیست. بیشتر کامپیوترهای MIMD سخت افزاری اضافه ای دارند که همزمانی را پشتیبانی می کنند. به این معنی که آنها می توانند کامپیوترهای SIMD را شبیه سازی کنند.

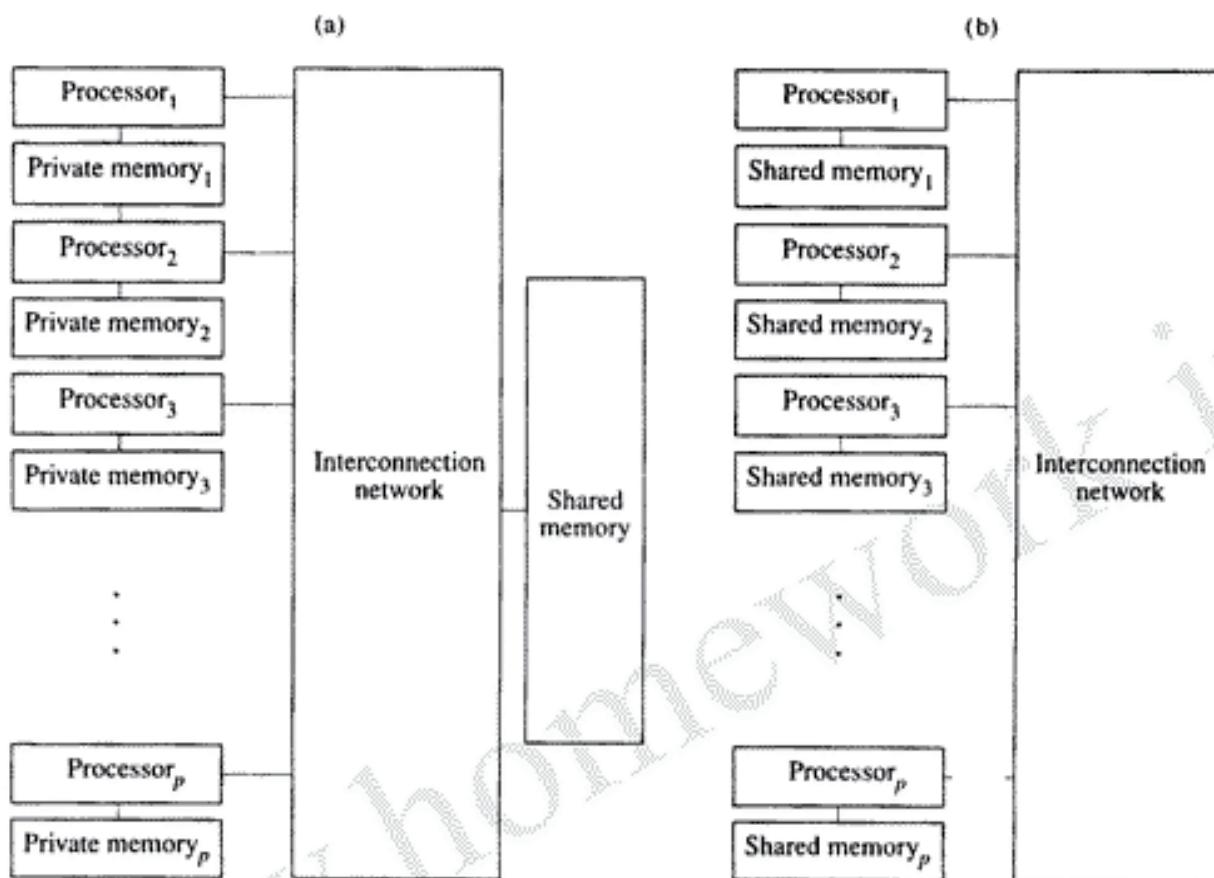
۱۰-۱-۲ سازماندهی فضای آدرسی

پردازنده ها می توانند به وسیله تغییر داده ها در یک فضای آدرسی مشترک و یا به وسیله ارسال پیام با یکدیگر ارتباط برقرار کنند. فضای آدرسی به صورتهای مختلفی بر حسب روش ارتباطی مورد استفاده سازماندهی می شود.

معماری فضای آدرسی مشترک

در معماری فضای آدرسی مشترک، سخت افزاری لازم است تا امکان خواندن و نوشتمن به یک آدرس اشتراکی را برای تمام پردازنده ها فراهم نماید. در این ساختار، پردازنده ها با تغییر داده در یک فضای آدرسی مشترک، با یکدیگر ارتباط برقرار می کنند. شکل (a)، یک معماری فضای آدرس اشتراکی که در آن، زمان دستیابی به هر کلمه در حافظه یک مقدار ثابت است را نشان می دهد. چنین کامپیوتری، کامپیوتر با دستیابی به حافظه همگن (UMA) نامیده می شود. در یک کامپیوتر UMA، ممکن است هر پردازنده خودش حافظه اختصاصی داشته باشد؛ آنچنانکه در شکل (a) ۱۰-۴ نشان داده شد. این حافظه اختصاصی فقط برای نگهداری متغیرهای محلی، جهت انجام عملیات محاسباتی هر پردازنده بکار می رود. هیچ کدام از ورودیهای حقیقی الگوریتم در این ناحیه اختصاصی وجود ندارد. مشکل کامپیوترهای UMA این است که شبکه سلسله مراتبی باید به طور همزمان، دستیابی به حافظه اشتراکی را برای هر پردازنده فراهم کند که این امر موجب کاهش کارایی می شود. یک راه چاره، مجهز کردن هر پردازنده به یک بخش از حافظه اشتراکی است (شکل (b) ۱۰-۴)، این حافظه، اختصاصی نیست بلکه هر پردازنده می تواند به محتوای حافظه در پردازنده های دیگر نیز دسترسی داشته باشد. پر واضح است که دسترسی پردازنده به حافظه خودش، سریعتر از دسترسی به حافظه های دیگر پردازنده ها است. لذا اگر بیشتر دستیابی های پردازنده به حافظه خودش باشد، کارایی خوبی خواهیم داشت. چنین کامپیوتری، یک کامپیوتر با دستیابی به حافظه غیر همگن (NUMA) نامیده می شود.

شکل ۴-۱۰ (a) یک کامپیوتر با دستیابی به حافظه همگن (UMA)
(b) یک کامپیوتر با دستیابی به حافظه غیر همگن (NUMA)



معماری پیام گذر

در یک معماری پیام گذر، هر پردازنده، خودش حافظه اختصاصی دارد که فقط توسط همان پردازنده قابل دسترسی است. پردازنده‌ها به وسیله فرستادن پیامهایی به پردازنده‌های دیگر (اغلب به وسیله عناصر داده‌ای) با یکدیگر ارتباط برقرار می‌کنند. شکل ۱۰-۵، یک معماری پیام گذر را نشان می‌دهد. ملاحظه می‌کنید که شکل ۱۰-۵ بسیار شبیه به شکل (b) ۱۰-۴ بنتر می‌رسد. تنها تفاوت موجود در چگونگی شبکه سلسله‌مراتبی است. در کامپیوترهای NUMA، شبکه سلسله‌مراتبی به هر پردازنده اجازه می‌دهد که به حافظه دیگر پردازنده‌ها دسترسی داشته باشد؛ در حالیکه در کامپیوترهای پیام گذر، این شبکه به گونه‌ای است که در آن هر پردازنده فقط می‌تواند پیام را مستقیماً به دیگر پردازنده‌ها ارسال نماید.

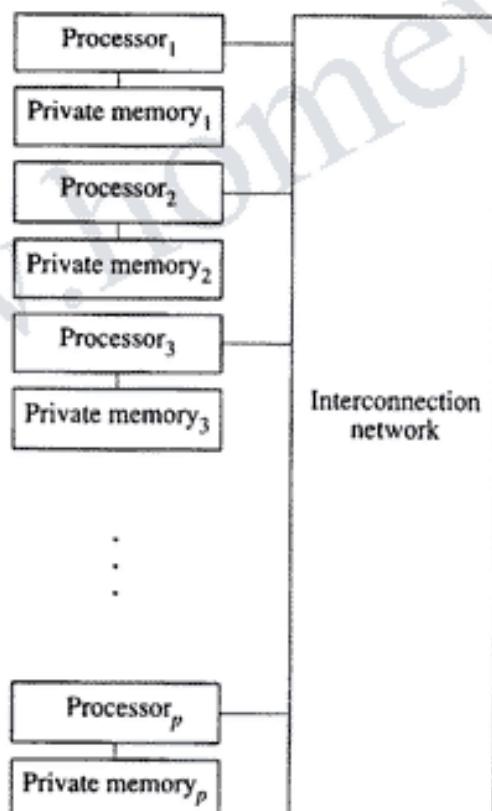
۱۰-۱-۳ شبکه‌های سلسله‌مراتبی

به طور کلی، شبکه‌های سلسله‌مراتبی به دو گروه تقسیم می‌شوند: ایستا و پویا. شبکه‌های ایستا، عموماً

برای تشکیل معماریهای پیام گذار بکار می روند، در حالی که از شبکه های پویا در معماریهای فضای آدرسی اشتراکی استفاده می شود. هر یک از این انواع شبکه ها را به ترتیب مطرح می کنیم.

شبکه های سلسله مراتبی ایستا

شبکه سلسله مراتبی ایستا دارای اتصالهای مستقیم بین پردازنده ها است که به همین دلیل به شبکه مستقیم نیز موسوم است. چندین نوع مختلف از شبکه های سلسله مراتبی وجود دارد که در مورد بعض از متداول ترین آنها بحث می کنیم. کارآمدترین و در عین حال پرهزینه ترین نوع شبکه سلسله مراتبی، شبکه سلسله مراتبی کامل است که در شکل (a) ۱۰-۶ شرح داده شد. در چنین شبکه ای هر پردازنده مستقیماً به پردازنده های دیگر متصل می شود. بنابراین، یک پردازنده می تواند مستقیماً از طریق خط ارتباطی، پیغامی را به پردازنده دیگر ارسال کند. از آنجاییکه تعداد اتصالها در این شبکه، مربعی از تعداد پردازنده های موجود است، لذا این نوع شبکه کاملاً پرهزینه است.



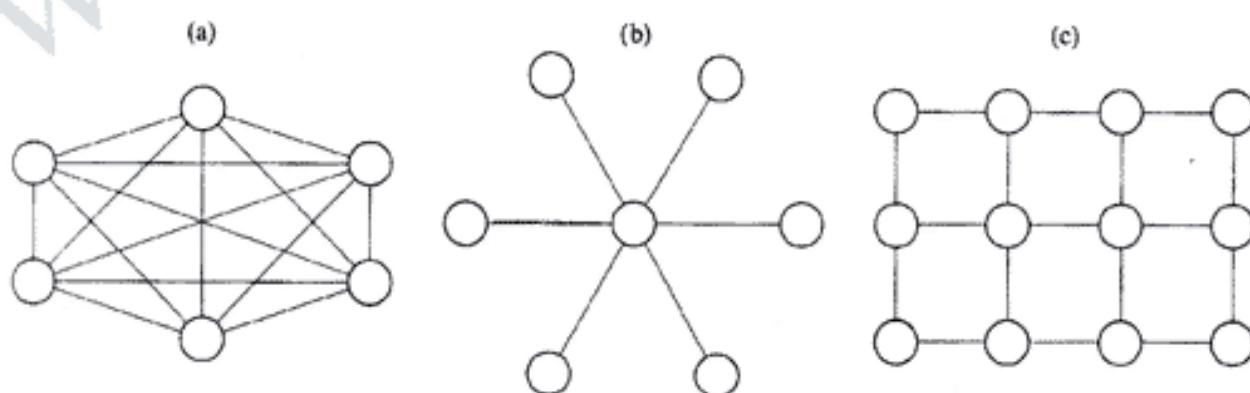
شکل ۱۰-۵ یک معماری پیام گذار حافظه هر پردازنده فقط به وسیله همان پردازنده قابل دسترسی است. یک پردازنده با ارسال پیام به پردازنده دیگر از طریق شبکه سلسله مراتبی با یکدیگر ارتباط برقرار می کنند.

در یک شبکه سلسله مراتبی ستاره‌ای، یک پردازنده به عنوان پردازنده مرکزی عمل کرده و دیگر پردازنده‌ها تنها یک اتصال به این پردازنده مرکزی دارند. شکل (b)، یک شبکه سلسله مراتبی ستاره‌ای را نشان می‌دهد. در یک شبکه سلسله مراتبی ستاره‌ای، یک پردازنده به وسیله ارسال پیام به پردازنده مرکزی، پیام را به پردازنده دریافت کننده می‌فرستد و از این طریق با دیگر پردازنده‌ها مرتبط می‌شود.

در یک شبکه درجه محدود از درجه Δ هر پردازنده به حداقل Δ پردازنده دیگر متصل می‌شود. در این شبکه، یک پیام ابتدا در یک مسیر و سپس در مسیرهای دیگر فرستاده می‌شود. شکل (c)، یک شبکه درجه محدود از درجه ۴ را نشان می‌دهد.

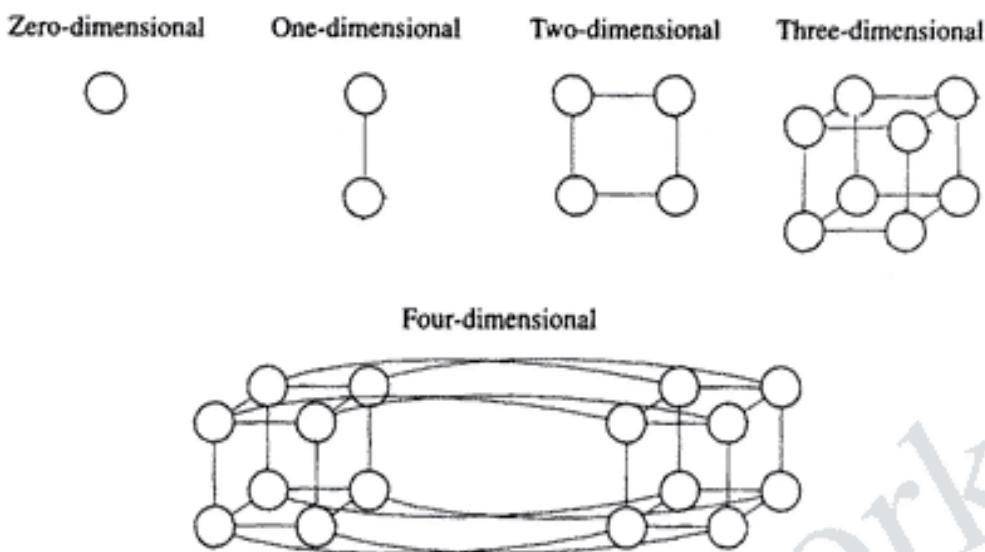
یک شبکه ایستا با پیچیدگی بیشتر ولی متداول‌تر، شبکه فوق مکعبی است. یک فوق مکعب صفر بعدی شامل یک پردازنده است. فوق مکعب یک بعدی، از اتصال پردازنده‌ها در دو فوق مکعب صفر بعدی تشکیل می‌شود. فوق مکعب دو بعدی از اتصال هر پردازنده در یک فوق مکعب یک بعدی به پردازنده‌ای در فوق مکعب یک بعدی دیگر تشکیل می‌شود و به همین ترتیب، یک فوق مکعب $1+1$ بعدی از طریق اتصال پردازنده‌ای در یک فوق مکعب Δ بعدی به یک پردازنده در فوق مکعب Δ بعدی دیگر تشکیل می‌شود. توجه داریم که یک پردازنده مشخص در فوق مکعب اول تنها به پردازندهای در موقعیت مشابه خود در فوق مکعب دوم متصل می‌شود. شکل ۱۰-۷ شبکه‌های فوق مکعبی از درجات مختلف را نشان می‌دهد.

اغلب، شبکه‌های ایستا به عنوان ابزار معماری‌های پیام‌گذاری بکار می‌روند زیرا در چنین شبکه‌هایی که پردازنده‌ها می‌توانند مستقیماً به یکدیگر متصل شوند، عبور جریان پیام‌ها به راحتی و در اسرع وقت صورت می‌پذیرد.



شکل ۱۰-۶ (a) یک شبکه سلسله مراتبی کامل. (b) یک شبکه سلسله مراتبی ستاره‌ای.
(c) یک شبکه درجه محدود از درجه ۴.

شکل ۱۰-۷ شبکه های فوق مکعبی.

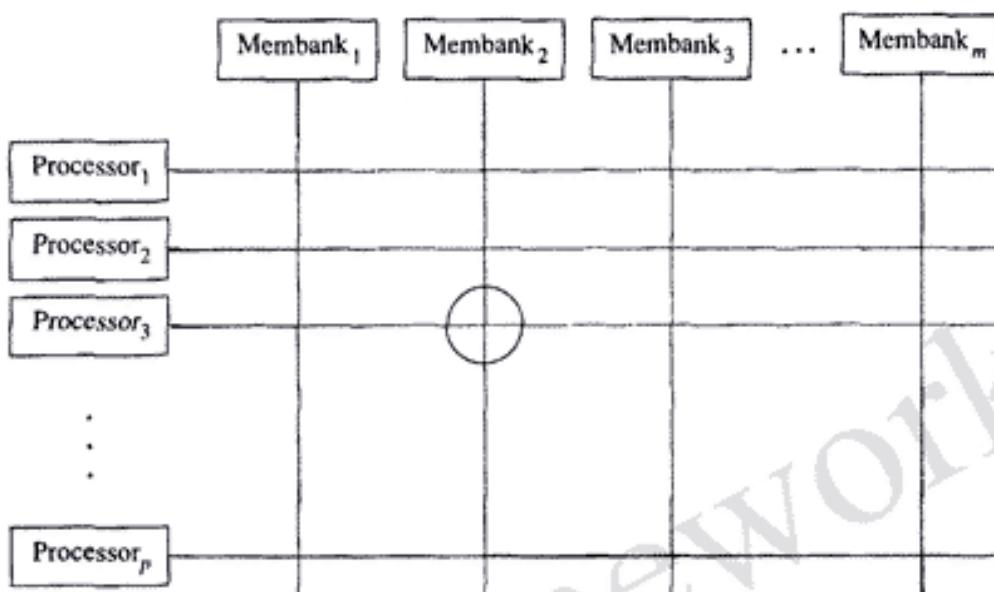


شبکه سلسله مراتبی پویا

در یک شبکه سلسله مراتبی پویا، پردازنده ها به وسیله مجموعه ای از عناصر سوئیچی به حافظه متصل می شوند. بهترین روش برای انجام این کار استفاده از شبکه سوئیچی مشبك است. در چنین شبکه ای، P پردازنده از طریق یک چارچوب مشبك از کلیدهای سوئیچی به m بانک حافظه متصل می شوند. آنچنانکه در شکل ۱۰-۸ نشان می دهیم. به عنوان مثال، اگر پردازنده 3 بتواند به بانک حافظه 2 دسترسی پیدا کند، نتیجه می گیریم که کلید موجود در محل تلاقی این دو که در شکل ۱۰-۸ با دائره مشخص گردید - بسته شده است. بسته شدن کلید به این معناست که جریان الکتریسته می تواند از این قسمت مدار عبور کند. این شبکه، به این دلیل پویا نامیده می شود که با بسته شدن یک کلید، ارتباط میان یک پردازنده و یک بانک حافظه به طور پویا برقرار می گردد. لازم به ذکر است که در یک شبکه سوئیچی، مانع وجود ندارد. بدین معنا که اتصال یک پردازنده به یک بانک حافظه، مانع اتصال پردازنده دیگر به بانک حافظه دیگر نمی شود. ایده آل ترین حالت این است که در یک شبکه سوئیچی مشبك، یک بانک برای هر کلمه حافظه موجود باشد به هر حال، روشن است که این کار عملی نیست. معمولاً تعداد بانک ها در یک شبکه، حداقل به تعداد پردازنده ها است. بنابراین در یک زمان معین، هر پردازنده قادر به دستیابی افلاآ m بانک حافظه می باشد. تعداد سوئیچ ها در شبکه سوئیچی مشبك برابر pm است. لذا اگر در این شبکه، p بزرگتر با مساوی m باشد، آنگاه تعداد سوئیچ ها بزرگتر یا مساوی P^t خواهد بود. در نتیجه هنگامی که تعداد پردازنده ها زیاد باشد، شبکه ای سوئیچی مشبك بسیار پرهزینه خواهد شد. دیگر شبکه های سلسله مراتبی پویا، که در اینجا تشریح نشده اند، شامل شبکه های گذرگاه مشترک و شبکه های سلسله مراتبی چند مرحله ای می باشند.

۳۷۶ الگوریتم های موازی

شکل ۱۰-۸ یک شبکه سوئیچی مشبک، در هر موقعیت از تقاطع شبکه یک سوئیچ وجود دارد. سوئیچی که با دایره مشخص شده، بسته شده است و قادر به عبور جریان اطلاعات بین پردازنده ۲ و بانک حافظه ۲ می باشد.



شبکه های سلسله مراتبی پویا، معمولاً به عنوان ابزاری برای معماری های فضای آدرسی مشترک استفاده می شوند، زیرا در چنین شبکه هایی، هر پردازنده اجازه دسترسی به هر کلمه از حافظه را دارد. البته نمی تواند پیام را مستقیماً به دیگر پردازنده ها بفرستد.

بخش عمده مطالب ذکر شده از کتاب kumar (۱۹۹۴) گرفته شده است. شما می توانید برای آشنایی بیشتر با مقوله سخت افزار موازی به ویژه شبکه های سلسله مراتبی چند مرحله ای و گذرگاه مشترک، به این کتاب مراجعه کنید.

۱۰-۲ مدل PRAM

همانطوریکه در بخش قبل مطرح شد، چندین معماری موازی مختلف وجود دارد و کامپیوترهای امروزی، براساس تعدادی از این معماریها ساخته می شوند. تمامی کامپیوترهای ترتیبی براساس معماری که در شکل ۱۰-۱ نشان داده شده است، شکل گرفته اند. به این معنا که مدل وان نیومن، یک مدل جامع و عمومی برای کلیه کامپیوترهای ترتیبی است. تنها فرضی که در طراحی الگوریتمها در فصلهای گذشته منظور شد این بود که آنها روی یک کامپیوتر براساس مدل وان نیومن اجرا می شوند، لذا هر یک از این الگوریتمها پیچیدگی زمانی مشابهی بدون توجه به زبان برنامه نویسی یا کامپیوتر بکارگیرنده آن دارد. این، یک عامل کلیدی در افزایش مؤثر بکارگیری کامپیوترهای ترتیبی است.

شاید بهتر باشد که یک مدل جامع برای محاسبات موازی پیدا کنیم، هر مدل این چنینی، برای تصرف خصوصیات کلیدی گروه بزرگی از معماریهای موازی مختلف، بایستی به اندازه کافی جامعیت داشته باشد. و نکته دیگر اینکه، الگوریتم های طراحی شده براساس این مدل بایستی به صورتی کارا و مؤثر بر روی کامپیوترهای موازی واقعی اجرا شوند. چنین مدلی تا به حال شناخته نشده است و در واقع دستیابی به آن، غیرممکن به نظر می رسد.

اگرچه تا به حال مدل جامعی بدست نیامده است، لیکن کامپیوتر PRAM (ماشین با دستیابی تصادفی موازی) به عنوان یک مدل تئوریک برای مашینهای موازی مطرح شده است. یک کامپیوتر PRAM از p پردازنده، که همه آنها امکان دسترسی پکسانی را به یک حافظه بزرگ اشتراکی دارند، تشکیل شده است. پردازنده ها، یک ساعت (clock) عمومی را به طور مشترک در اختیار دارند؛ در حالیکه ممکن است هر یک، دستورالعمل متفاوت را در هر چرخه اجرا کنند. بنابراین، یک کامپیوتر PRAM، یک کامپیوتر MIMD، UMA و همزمان (سنکرون) است. شکل های (b) و (b) ۱۰-۲ و ۱۰-۴ معماری یک کامپیوتر PRAM را نمایش می دهند و شکل ۱۰-۸، یک شبکه سلسله مراتبی ممکن را برای چنین مашینی ارائه می نماید. همانطوریکه قبل از نیز گفته شد، پیاده سازی واقعی چنین کامپیوتری، بسیار پرهزینه خواهد بود، به هر حال مدل PRAM یک گسترش ساده از مدل ترتیبی محاسبات است. این باعث می شود که مدل PRAM به هنگام ارائه الگوریتم های متفاوت، از لحاظ مفهومی آسان به نظر برسد. بعلاوه، الگوریتم های ارائه شده برای این مدل می توانند به الگوریتم هایی برای بسیاری از کامپیوترهای واقعی تر ترجمه شوند. به عنوان مثال، یک دستورالعمل PRAM می تواند در دستورالعمل های $(lg p)^d$ که در آن p تعداد پردازنده ها است، بر روی یک شبکه درجه بالا ظاهر شود. از این گذشته، الگوریتم های PRAM بسیاری از مسائل، دقیقاً به همان سرعت الگوریتم های فوق مکعبی عمل می کنند و به همین دلایل است که مدل PRAM، به عنوان یک مقدمه مناسب برای الگوریتم های موازی بکار می رود. در یک کامپیوتر با حافظه اشتراکی، نظیر یک PARM، بیش از یک پردازنده می تواند به طور همزمان از یک مکان حافظه بخواند یا بر آن بتواند. چهار نسخه مختلف از PARM وجود دارد که براساس چگونگی دستیابی های حافظه به طور همزمان شکل گرفته اند.

۱- خواندن انحصری، نوشتن انحصری (EREW). در این نسخه، هیچ خواندن یا نوشتی به صورت همزمان پذیرفته نیست. در اینجا فقط یک پردازنده می تواند در یک زمان معین به یک مکان معین از حافظه دسترسی داشته باشد. این نوع، پائین ترین نگارش از کامپیوتر PARM است، زیرا حداقل همزمانی را می پذیرد.

۲- خواندن انحصری، نوشتن همزمان (ERCW). در این نسخه، عملیات نوشتن به صورت همزمان پذیرفته می شود، اما عملیات خواندن به صورت همزمان امکان پذیر نیست.

۳- خواندن همزمان، نوشتن انحصاری (CREW)، در این نسخه، عملیات خواندن به صورت همزمان پذیرفته می شود، اما عملیات نوشتن نمی تواند به صورت همزمان انجام گیرد.

۴- خواندن همزمان، نوشتن همزمان (CRCW)، در این نسخه، هر دو عملیات نوشتن و خواندن، اجازه اجرای همزمان را دارند.

حال می خواهیم درباره یک طرح الگوریتمی برای مدلهای CREW PARM و CRCW PARM بحث کنیم. ابتدا مدل CREW را عنوان می کنیم و آنگاه نشان می دهیم که چگونه الگوریتم های کارآمدتری را می توان با استفاده از مدل CRCW ارائه نمود. قبل از شروع بحث، باید چگونگی ارائه الگوریتم های موازی را بررسی کنیم. اگرچه زبانهای برنامه نویسی خاصی برای الگوریتم های موازی وجود دارند، ولی ما شبکه های استاندارد خود را با بعضی ترکیبات جدید استفاده خواهیم کرد که بعداً تشریح خواهد شد. فقط یک نسخه از الگوریتم نوشته شده است که پس از کامپایل، توسط تمامی پردازنده ها به صورت همزمان اجرا می شود. بنابراین، هر پردازنده نیاز دارد که شاخص خودش را هنگام اجرای الگوریتم بداند. ما فرض خواهیم کرد که پردازنده ها به صورت P_1, P_2, \dots شاخص دهی شده اند، در اینصورت دستور العمل

$P = \text{index of this processor;}$

شاخص یک پردازنده را برمی گرداند. یک متغیر در الگوریتم می تواند یک متغیر در حافظه اشتراکی باشد. به این معنی که قابل دسترسی برای همه پردازنده ها است یا می تواند در حافظه اختصاصی باشد (به شکل ۱۰-۴(a) مراجعه کنید). در این مورد اخیر، هر پردازنده کپی خودش را از متغیر دارد. ما کلمه کلیدی local را هنگام تعریف یک متغیر از این نوع استفاده می کنیم.

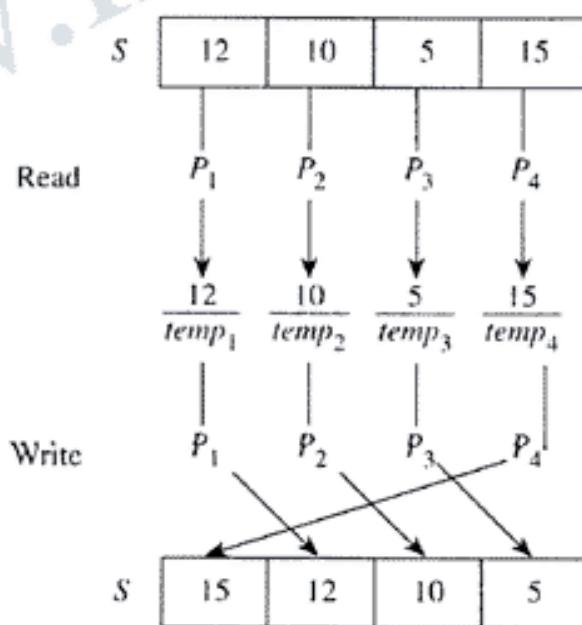
همه الگوریتم های ما، الگوریتم های داده-موازی خواهند بود، همانطوری که در بخش ۱۰-۱-۱ شرح داده شد. زیرا پردازنده ها، مجموعه مشابهی از دستورالعملها را روی عناصر مختلف یک مجموعه داده ای اجرا می کنند. مجموعه داده ای در حافظه اشتراکی ذخیره خواهد شد. اگر دستورالعملی مقدار یک عنصر این مجموعه داده ای را به یک متغیر محلی (local) نسبت دهد، می گوییم عمل خواندن از حافظه اشتراکی صورت گرفته است. در صورتی که اگر دستورالعملی مقدار یک متغیر محلی را به یک عنصر از مجموعه داده ای نسبت دهد، به آن نوشتن در حافظه اشتراکی می گوییم. دستورالعملهایی که ما برای دستکاری عناصر این مجموعه داده ای استفاده می کنیم، خواندن از / نوشتن به حافظه اشتراکی است. به عنوان مثال، ما هرگز دو عنصر از مجموعه داده ای را مستقیماً مقایسه نمی کنیم، بلکه ترجیحاً مقادیرشان را به متغیرهایی در حافظه محلی خوانده، سپس مقادیر آن متغیرها را با هم مقایسه می کنیم. یک الگوریتم داده-موازی، دنباله ای از مراحل را شامل می شود که هر پردازنده می تواند هر مرحله را در زمان مشابهی شروع کرده و آن را در زمان مشابهی به پایان برساند. علاوه بر این، همه پردازنده ها در طول یک مرحله معین خواندن، در زمان مشابهی می خوانند و همه پردازنده ها در طول مرحله معین نوشتن، در زمان مشابهی می نویسند.

۳۷۹ مدل PRAM

در نهایت، فرض می‌کنیم که همواره پردازنده‌هایی که مانیاز داریم، همیشه در دسترس ما هستند که این امر در عمل همانطوری که قبل ذکر شد، یک فرض غیرواقعی است. الگوریتم زیر، این مطلب را نشان می‌دهد. فرض می‌کنیم اعداد صحیح S با شاخصهای ۱ تا n در حافظه اشتراکی و n پردازنده با شاخصهای ۱ تا n در حال اجرای الگوریتم به صورت موازی هستند.

```
void example (int n,           // یک مجموعه داده‌ای در حافظه اشتراکی است
              int S[ ]) {
    local index p;
    local int temp;
    P = index of this processor;
    read S[p] int temp;           // خواندن از حافظه اشتراکی
    if (p < n)
        write temp into S[p+1];
    else
        write temp into S[1];
}
```

همه مقادیر آرایه S به طور همزمان به n متغیر منطقی مختلف $tamp$ خوانده می‌شوند. آنگاه مقادیر موجود در n متغیر $temp$ ، مجدداً به طور همزمان در S نوشته می‌شوند. به طور مؤثر، به هر عنصر آرایه S ، مقدار پردازنده متناظرش داده می‌شود. شکل ۱۰-۹، عملکرد الگوریتم را نشان می‌دهد. توجه کنید که هر پردازنده همیشه به تمام آرایه S در حافظه اشتراکی فرار دارد. بنابراین، پردازنده P ام



شکل ۱۰-۹ کاربرد روال example

می تواند در $p+1$ امین آرایه نوشته شود. در اینجا فقط یک مرحله در این الگوریتم ساده وجود دارد. هنگامی که بیش از یک مرحله وجود داشته باشد، حلقه هایی را نظیر نمونه زیر می نویسیم:

```
for (step=1 ; step <= numsteps; step++) {
    کدی که باید در هر مرحله اجرا شود در اینجا قرار می گیرد.
}
```

این حلقه می تواند به طرق مختلفی بکار گرفته شود. یک روش، داشتن یک واحد کنترلی مجزا است که روالهای افزایش و تست را انجام می دهد. این واحد باید دستورالعمل های را ارسال کند تا به دیگر پردازنده ها بگوید چه زمانی بخوانند، چه زمانی بتویسند و چه زمانی دستورالعمل ها را روی متغیر های محلی اجرا نمایند. درون حلقه، گاهی اوقات محاسباتی را روی متغیری که همواره مقدار یکسانی برای همه پردازنده ها دارد، انجام می دهیم. به عنوان مثال، هر دو الگوریتم $10-1$ و $10-3$ دستورالعمل زیر را اجرا می کنند.

```
size = 1 * size;
```

که در آن متغیر `size` مقدار یکسانی برای همه پردازنده ها دارد. برای روشن شدن این نکته که هر پردازنده به کم خودش از چنین متغیری بیاز ندارد، فرض می کنیم که هر متغیر مانند یک متغیر در حافظه اشتراکی است. دستورالعمل، با داشتن یک واحد کنترلی مجزا که آن را اجرا می کند، انجام می شود. ما بیش از این به نحوه بکارگیری و اجرای این مدل نمی پردازیم. ترجیحاً سعی می کنیم که الگوریتم هایی را از این مدل ارائه نمائیم.

۱۰-۲-۱ طراحی الگوریتم های برای مدل CREW PRAM

ما الگوریتم های CREW PRAM را با نمونه مسائل زیر توضیح خواهیم داد.

یافتن بزرگترین کلید در یک آرایه

قضیه ۸-۷ ثابت می کند که برای پیدا کردن بزرگترین کلید در یک آرایه، تنها به وسیله مقایسه کلیدها، حداقل $n-1$ مقایسه انجام می شود. بدین معنی که هر الگوریتمی که برای این مسئله جهت اجرا روی یک کامپیوتر ترتیبی طراحی شده باشد می بایست از نوع $(n)^{\theta}$ باشد. با استفاده از محاسبه موازی می توانیم این زمان اجرا را بهبود ببخشیم. الگوریتم موازی هنوز هم باید لااقل $n-1$ مقایسه را انجام دهد. اما با انجام دادن بسیاری از این مقایسه ها به موازات هم، عمل مقایسه زودتر به اتمام می رسد. ما این الگوریتم را در آینده ارائه خواهیم داد. به پاد آورید که الگوریتم $8-2$ (پیدا کردن بزرگترین کلید)، بزرگترین کلید را در مدت زمان مناسبی به صورت زیر پیدا می کرد:

```
void find_largest (int n,
                   Const keytypess[ ],
                   Keytype& large)
```

```

index i;
large = s[1];
for (i = 2; i <= n; i++)
    if (s[i] > large)
        large = s[i];
}

```

استفاده از پردازنده های بیشتر در این الگوریتم، نتیجه ای را عاید می کند زیرا حاصل هر تکرار از حلقه، برای تکرار بعدی لازم خواهد بود. از بخش ۵-۵-۲، روش تورنمنت برای پیدا کردن بزرگترین کلید را به خاطر آورید. این روش، ابتدا اعداد را به گروههای ۲ تایی تبدیل نموده و بزرگترین مقدار از هر جفت را پیدا می کند. سپس این مقادیر بزرگتر را به گروههای دو تایی تقسیم کرده و بزرگترین مقدار در هر یک از این جفتها را پیدا می کند. این کار، تا زمانی که تنها یک کلید باقی بماند ادامه می یابد. شکل ۱۰-۱۰، این روش را تشریح می کند. یک الگوریتم ترتیبی برای روش تورنمنت، پیچیدگی زمانی مشابه الگوریتم ۸-۲ دارد. روشن است که این روش می تواند با استفاده از پردازنده های بیشتر، نتیجه بهتری بدست آورد. یعنوان مثال، فرض می کنیم که بخواهید با استفاده از این روش، بزرگترین کلید را از هشت کلید موجود پیدا کنید. شما بایستی قبل از اینکه به دور دوم راه باید، چهار بردنه را به ترتیب در دور اول مشخص کرده باشید. اگر به کمک سه نفر از دوستانتان دور اول را آغاز کرده باشید. هر یک از شما می تواند به طور همزمان، یکی از بردنه های دور اول را مشخص نماید؛ به این معنی که دور اول می تواند چهار مرتبه سریعتر از حالت ترتیبی انجام شود. بعد از این دور، دو نفر از شما می توانند استراحت کرده و دو نفر دیگر مقایسات لازم در دور دوم را انجام دهند و در دور نهایی، تنها یکی از شما برای انجام آخرین مقایسه کفایت می کند.

شکل ۱۰-۱۰، چگونگی عملکرد یک الگوریتم موازی برای این روش را نشان می دهد. ما تنها به اندازه نیمی از تعداد عناصر آرایه، به پردازنده نیازمندیم. هر پردازنده، دو عنصر آرایه را به متغیرهای منطقی first و second خوانده، آنگاه عنصر بزرگتر میان first و second را در اولین اندیس آرایه از همان جایی که آن را خوانده است، می نویسد. بعد از سومین دور این چنینی، بزرگترین کلید در $S[1]$ قرار می گیرد. هر دور، یک مرحله در الگوریتم است. در مثال نشان داده شده در شکل ۱۰-۱۰، $n=8$ است، لذا در آنجا $\lg 8 = 3$ مرحله وجود خواهد داشت. الگوریتم ۱۰-۱، یک الگوریتم برای عملیات نشان داده شده در شکل ۱۰-۱۰ می باشد. توجه کنید که این الگوریتم به صورت یک تابع نوشته شده است. هنگامی که یک الگوریتم موازی به صورت تابع نوشته شود، لازم است که حداقل یک پردازنده مقداری را برگرداند و همه پردازنده هایی که عمل بازگرداندن مقادیر را انجام می دهند نیز مقدار مشابهی را برگردانند.

الگوریتم ۱۰-۱ یافتن بزرگترین کلید به روش موازی

مسئله: بزرگترین کلید در آرایه S عنصر n را پیدا کنید.

ورودی: عدد صحیح مشیت n ، آرایه ای از کلیدها S با شاخصهای ۱ تا n .

خروجی: مقدار بزرگترین کلید در آرایه S

توضیح: فرض کنید که n توانی از ۲ است و تعداد $\frac{n}{2}$ پردازنده در حال اجرای الگوریتم به صورت موازی می‌باشد. پردازنده‌ها از ۱ تا $\frac{n}{2}$ شناخته شده و دستور "index of this processor"، شناخت یک پردازنده را برمی‌گرداند.

```
keytype parlargest (int n, keytype S[])
{
    index step, size;
    local index p;
    local keytype first, second;
    p=index of this processor;
    size = 1;
    for (step = 1; step <= lg n; step++)
        if (this processor needs to execute in this step){
            read S[2 * p - 1] into first;
            read S[2 * p - 1 + size] into second;
            write maximum (first, second) into S[2 * p - 1];
            S = 2 * size;
        }
    return S[1];
}
```

شبکه سطح بالای "if(this processor needs to execute in this step)" را به ترتیبی بکار بردیم که الگوریتم را به حداقل وضوح ممکن برساند. در شکل ۱۰-۱۰ می‌بینیم که برای هر یک از پردازنده‌هایی که در یک مرحله معین استفاده می‌شوند، دستور العمل

$$p = 1 + \text{size} * k$$

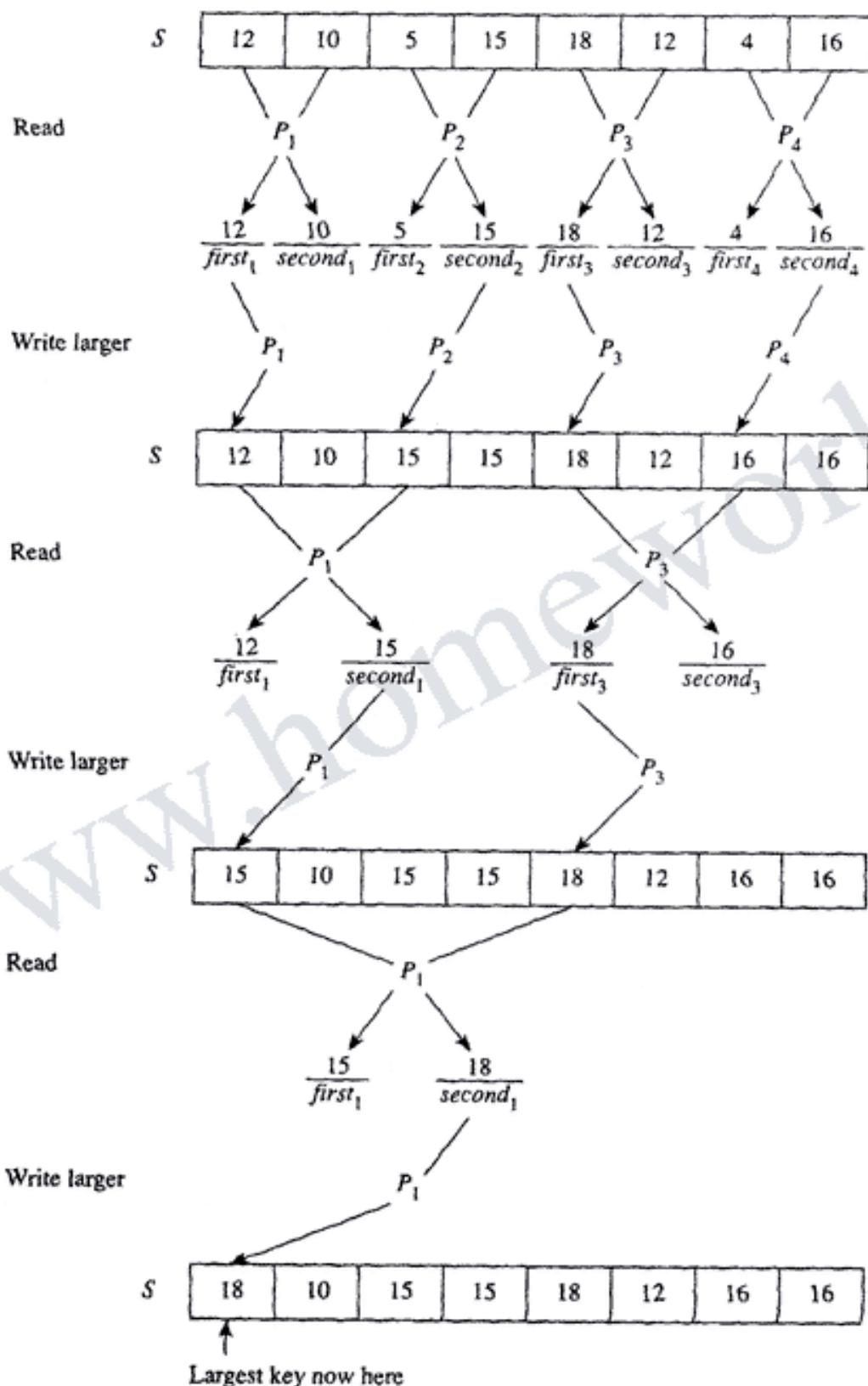
اجرا می‌شود که در آن k یک عدد صحیح است (توجه داشته باشید که مقدار size در هر مرحله دو برابر می‌شود). شرط واقعی در مورد اینکه «آیا پردازنده‌ای باید اجرا شود یا خیر؟»، چنین است:

$$\text{if } ((p - 1) \% \text{size} == 0) \text{ then size} \text{ را برمی‌گرداند //}%$$

به طور متناوب می‌توانیم همه پردازنده‌ها را برای اجرا در هر مرحله در نظر بگیریم. آن پردازنده‌ای که لازم نیست اجرا شود، مقابسات بیهوده‌ای را انجام می‌دهد. همواره آن چیزهای مهم هستند که پردازنده‌های در حال اجرا آن را اجرا می‌کنند و پردازنده‌های دیگر که در حال تغییر مکانهای حافظه نیستند، اهمیتی ندارند. هنگامی که یک الگوریتم موازی را تجزیه و تحلیل می‌کنیم، مقدار کل کار انجام شده به وسیله الگوریتم، تحلیل نمی‌شود؛ بلکه مجموع کار انجام شده توسط هر یک از پردازنده‌ها را مورد بررسی قرار می‌دهیم؛ زیرا این کار، ما را از سرعت کامپیوتوری که ورودی را پردازش می‌کند، مطلع خواهد کرد. از آنجاییکه هر پردازنده، تقریباً $\log n$ گذر از حلقه for_step انجام می‌دهد، لذا داریم $T(n) \in \theta(\lg n)$.

۳۸۲ PRAM مدل

شکل ۱۰-۱۰ استفاده از پردازنده‌های موازی به روش تورنمنت، جهت پیدا کردن بزرگترین کلید.



کاربردهای برنامه نویسی پویا

بیماری از کاربردهای برنامه نویسی پویا، تابع طراحی موازی هستند. چراکه اغلب، تمامی ورودیها می توانند به طور همزمان در یک ردیف معین به صورت سطحی یا قطری محاسبه شوند. این روش را با بازنویسی الگوریتم ضرب دو جمله ای (الگوریتم ۳-۲) به صورت موازی، تشریح می کنیم. در این الگوریتم، ورودی ها در یک ردیف معین از مثلث پاسکال (به شکل ۳-۱ توجه کنید) به موازات هم محاسبه می شوند.

الگوریتم ۳-۲ محاسبه ضرب دو جمله ای به روش موازی

مسئله: ضرب دو جمله ای را محاسبه کنید.

ورودی: اعداد صحیح غیر منفی n و k که در آن $k \leq n$ است.

خروجی: ضرب دو جمله ای $\binom{n}{k}$.

توضیح: فرض می شود که $k+1$ پردازنده در حال اجرای موازی الگوریتم هستند. پردازنده ها از 0 تا k شاخص دهنده اند و دستور العمل "index of this processor" شاخص یک پردازنده را برمی گردانند.

```
int parbin (int n, int k)
{
    index i;                                // Use i instead of step to
                                                // control the steps to be
    int B[0...n][0..k];                      // control with Algorithm 3.2.
    local index j;                            // Use j instead of p to obtain
    local int first, second;                 // consistent with Algorithm 3.2
    j = index of this processor;
    for (i = 0; i <= n; i++)
        if (j == 0 || j == i)
            write 1 into B[i][j];
        else{
            read B[i-1][j-1] into first;
            read B[i-1][j] into second;
            write first + second into B[i][j];
        }
    return B[n][k];
}
```

عبارت کنترلی بکار رفته در الگوریتم ۳-۲ یعنی $\text{for}(j = 0; j <= \text{minimum}(i, k); j++)$ می تواند جایگزین عبارت $\text{for}(< j \leq \text{minimum}(i, k))$ در این الگوریتم شود؛ زیرا تمامی k پردازنده موجود در هر گذر از حلقه i اجرا می شوند. به جای محاسبه ترتیبی مقادیر $B[i][j]$ با j در محدوده صفر تا $\text{minimum}(i, k)$ الگوریتم موازی پردازنده هایی دارد که از صفر تا $\text{minimum}(i, k)$ شاخص دهنده و به طور همزمان مقادیر را محاسبه می کنند. به عبارت بهتر، در یک حلقه از الگوریتم موازی، $i+1$ گذر انجام

۳۸۵ PRAM مدل

می شود؛ در حالیکه در الگوریتم ترتیبی (الگوریتم ۲-۲)، $(nk)^{\theta}$ گذر از یک حلقه وجود دارد. از تمرین ۴-۲ به خاطر دارید که بکارگیری ۲-۲ تنها با استفاده از یک آرایه یک بعدی B که از صفر تا K شاخص دهنده است، امکان پذیر می باشد. این تغییر در الگوریتم های موازی بسیار ساده است. زیرا در ورودی آن حلقه `for` تمام سطر (۱-۱) ام از مثلث پاسکال می تواند به K زوج محلی از متغیرهای `first` و `second` خوانده شود، سپس در خروجی، تمام سطر آن می توانند در B نوشته شود. شبیه کد مورد نظر به صورت زیر است:

```
for (i = 0; i <= n; i++)
    if (j <= minimum(i, k)
        if (j == 0 || j == i)
            write 1 into B[j];
        else
            read B[j-1] into first;
            read B[j] into second;
            write first+second into B[j];
    }
return B[k];
```

مرتب سازی موازی

بررسی اینکه آیا یک پردازنده باید در یک مرحله معین اجرا شود، شبیه به بررسی در الگوریتم ۱-۱ است؛ بدینصورت که لازم است بررسی زیر انجام شود:

```
if((p-1) % size == 0)
```

نسخه برنامه نویسی پویا از مرتب سازی ادغامی (الگوریتم ۳-۷) را به خاطر آورید. این الگوریتم به سادگی با کلیدهایی به صورت منفرد شروع شده، زوج کلیدها را به لیستهای مرتب شده شامل ۲ کلید ادغام نموده، آنگاه این لیستها را به لیستهای شامل ۴ کلید ادغام می کند و الى آخر. این روند را در شکل ۲-۲ نشان دادیم. روش فوق بسیار شبیه به بکارگیری روش تورنمنت برای پیدا کردن بزرگترین مقدار است. بدینصورت که ما می توانیم عملیات ادغام در هر مرحله را به موازات هم انجام دهیم. الگوریتم زیر از این روش استفاده می کند. مجدداً برای سادگی فرض می کنیم که n توانی از ۲ است. در غیر اینصورت، با اندازه آرایه می توان همانند توانی از ۲ رفتار نمود اما توجه داریم که ادغام خارج از محدوده n انجام نمی شود. نسخه برنامه نویسی پویا از مرتب سازی ادغامی ۳ (الگوریتم ۳-۷) چگونگی انجام آن را نشان می دهد.

الگوریتم ۱۰-۲ مرتب سازی ادغامی موازی

مسئله: n کلید را به صورت غیر تزویی مرتب نمائید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n آرایه ای از کلیدها S که از ۱ تا n شاخص دهنده است.

خروجی: آرایه S شامل کلیدهایی که به صورت غیر تزویی مرتب شده اند.

توضیح: فرض شده است که n توانی از ۲ بوده و $n/2$ پردازنده در حال اجرای موازی الگوریتم هستند. پردازنده ها از ۱ تا n شاخص دهنده اند.

```

void parmergesort (int n, keytype S[ ])
{
    index step, size;
    local index p, low, mid, high;

    p = index of this processor;
    size = 1;                                // size is the size of the subarrays
    for (step = 1; step <= lg n; step++) // being merged.
        if (this processor needs to execute in this step) {
            low = 2*p - 1;
            mid = low + size - 1;
            high = low + 2*size - 1;
            parmerge(low, mid, high, S);
            size = 2 * size;
        }
    }

void parmerge (local index low, local index mid, local index high,
               keytype S[ ])
{
    local index i, j, k;
    local keytype first, second, U[low..high];

    i = low; j = mid + 1; k = low;
    while (i <= mid && j <= high) {
        read S[i] into first;
        read S[j] into second;
        if (first < second) {
            U[k] = first;
            i++;
        }
        else {
            U[k] = second;
            j++;
        }
        k++;
    }
    if (i > mid)
        read S[j] through S[high] into U[k] through U[high];
    else
        read S[i] through S[mid] into U[k] through U[high];
        write U[low] through U[high] into S[low] through S[high];
}

```

همانطوریکه می دانید ما می توانیم تعداد انتساب رکوردها در نسخه تریبیس (تک پردازنده‌ای) مرتب‌سازی ادغامی (الگوریتم ۷-۳) را با جایجاپی نش U و S در هر گذر از حلقه `for`، کاهش دهیم. در اینجا نیز می توانستیم چنین عمل اصلاحی انجام دهیم که در اینصورت می بایست U را به عنوان آرایه‌ای که از ۱ تا n شاخص دهی شده در حافظه اشتراکی داشته باشیم. پیچیدگی زمانی این الگوریتم، چندان واضح و روشن نیست. بنابراین، یک تحلیل صوری از این الگوریتم ارائه می دهیم.

تحلیل پیچیدگی زمانی بدترین حالت الگوریتم ۱۰-۳

عمل مقایسه‌ای که در `parmerge` انجام می شود.

اندازه ورودی: n، تعداد کلیدهای آرایه.

این الگوریتم دقیقاً تعداد مقایساتی را انجام می دهد که در مرتب‌سازی ادغامی تریبیس به طور عادی انجام می شود؛ با این تفاوت که بسیاری از آنها به موازات هم اجرا می شوند. در اولین گذر از حلقه `for_step` ۲/۲ از زوجهای آرایه، هر یک شامل تنها یک کلید، به طور همزمان با هم ادغام می شوند. بنابراین، بدترین حالت تعداد مقایساتی که توسط هر پردازنده انجام می شود برابر ۱=۱ است. (به تحلیل الگوریتم ۲-۳ در بخش ۲-۲ توجه کنید). در دوین گذر، ۴/۲ از زوجهای آرایه هر یک شامل دو کلید به طور همزمان با هم ادغام می شوند. بنابراین، بدترین حالت تعداد مقایسات برابر ۳=۱ است. در گذر سوم حلقه، ۸/۸ از زوجهای آرایه، هر یک شامل ۴ کلید، به طور همزمان با هم ادغام می شوند. لذا بدترین حالت تعداد مقایسات برابر ۷=۱ است. به طور کلی در گذر آن حلقه، ۲/۲ از زوجهای آرایه، هر یک شامل ۱=۱ است و سرانجام در آخرین گذر از حلقه، دو آرایه هر یک شامل ۱-۲ کلید با هم ادغام می شوند. به این معنی که بدترین حالت تعداد مقایسات در این گذرهای برابر ۱-۷ است. مجموع بدترین حالت تعداد مقایسات انجام شده توسط هر پردازنده برابر است با

$$\begin{aligned} W(n) &= 1 + 3 + 7 + \dots + 2^i - 1 + \dots + n - 1 \\ &= \sum_{i=1}^{\lg n} (2^i - 1) = 2n - 2 - \lg n \in \Theta(n) \end{aligned}$$

آخرین تساوی از نتیجه مثال ۳-A در ضمیمه A و برخی محاسبات جبری حاصل می شود.

ما نوانتهایم مرتب سازی موازی را با مقایسه کلیدها در یک زمان خطی، که یک ساختار مطلوب و قابل توجه نسبت به $(n \lg n)^{\theta}$ است، به انجام برسانیم. ما می توانیم الگوریتم ادغام موازی نوشته شده را نیز اصلاح کنیم، بطوری که مرتب سازی ادغامی موازی در $(n \lg n)^{\theta}$ انجام شود. چگونگی این اصلاح را در تمرینات خواهیم دید. پر واضح است که این زمان، یک زمان بهینه نیست، زیرا مرتب سازی موازی می تواند در زمان $(\lg n)^{\theta}$ انجام شود.

۱۰-۲-۲ طراحی الگوریتم ها برای مدل CREW PRAM

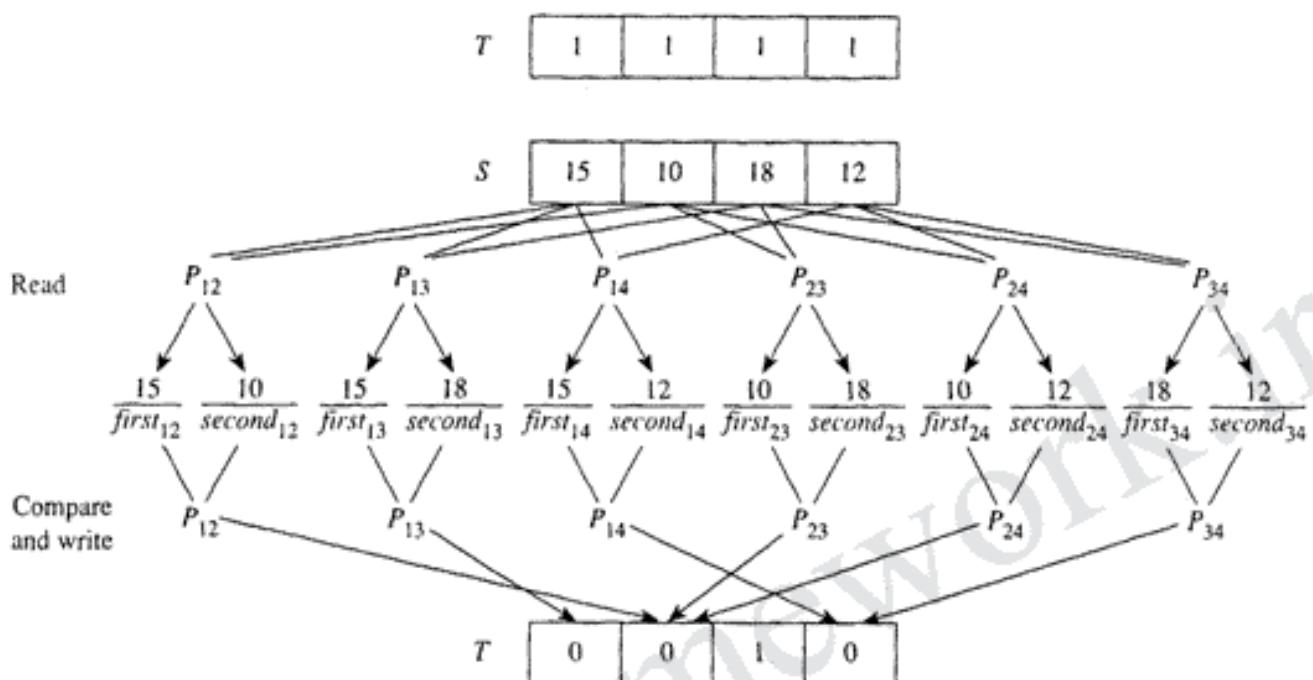
به خاطر دارید که CRCW مخفف خواندن همزمان و نوشتن همزمان است. بجز حالت CRCW، زمانی که دو پردازنده سعی می کنند در مرحله یکسانی در یک مکان حافظه مشابه بتوسند، بایستی به دقت مورد بررسی قرار گیرد. اغلب، پروتکلهای استفاده شده جهت بروزی برخورد های (conflict) این چنینی، به صورت زیر می باشند:

- مشترک، این پروتکل، نوشتنهای همزمان را تنها اگر همه پردازنده ها بخواهند مقادیر یکسانی را بتوسند، می پذیرد.
- اختیاری، این پروتکل یک پردازنده داخله که برای نوشتن در یک مکان حافظه منظور می شود را انتخاب می کند.
- اولویت، در این پروتکل، همه پردازنده ها در یک لیست اولویت از پیش تعریف شده سازماندهی می شوند و تنها پردازنده ای که بالاترین اولویت را دارد، جهت نوشتن پذیرفته می شود.
- مجموع، این پروتکل، مجموع مقادیری که باید توسط پردازنده ها نوشته شوند را می نویسد. این پروتکل می تواند به هر عملگر شرکت پذیر از پیش تعریف شده بر روی مقادیری که باید نوشته شوند، توسعه باید.

ما یک الگوریتم برای پیدا کردن بزرگترین کلید در یک آرایه که با پروتکلهای نوشتن-مشترک، نوشتن-اختیاری و نوشتن-اولویت کار می کند می نویسیم که این الگوریتم سریعتر از الگوریتم ۱۰-۱ عمل خواهد کرد. بدینصورت که فرض می کنیم n کلید در یک آرایه S در حافظه اشتراکی قرار دارند. آرایه دوم T ، مشکل از n عدد صحیح را در حافظه اشتراکی تعریف نموده و همه عناصر T را با عدد یک مقداردهی می کنیم. سپس فرض می کنیم که از $\lceil \frac{n}{2} \rceil$ پردازنده که به صورت P_{ij} ($1 \leq i \leq n$) شاخص دهی شده اند، می توانیم استفاده نمائیم. در روش موازی، پردازنده ها، $S[i]$ را با $S[j]$ مقایسه می کنند. به عبارت دیگر، در این روش هر عنصر در S با هر عنصر دیگر در S مقایسه می شود، هر پردازنده، یک صفر در $T[i]$ می نویسد اگر $S[i]$ در مقایسه شکست بخورد و یک صفر در $T[j]$ می نویسد اگر $S[j]$ مقایسه را بیازد. تنها بزرگترین کلید، هرگز در مقایسه ای باز نمی شود. از اینرو، تنها عنصر T که مساوی با ۱ باقی می ماند، عنصری است که با k شاخص دهی شده است بطوری که $S[k]$ دارای بزرگترین کلید آرایه می باشد. بنابراین، کافی است که الگوریتم، مقدار $S[k]$ را بازگرداند که $T[k]$ متناظر آن برابر یک باشد. شکل ۱۰-۱۱ و الگوریتم ۱۰-۴ این مراحل را به خوبی شرح می دهند. توجه کنید که در الگوریتم زیر، هنگامی که پیش از یک پردازنده در مکان حافظه یکسان می نویسند، مقادیر نوشته شده یکسان می باشند.

۳۸۹ PRAM مدل

شکل ۱۰-۱۱ یک اجرا از الگوریتم parlargest_2 فقط [۲] به ۱ ختم می شود زیرا [۲] بزرگترین کلید است و بنابراین هرگز مقایسه های را از دست نمی دهد.



الگوریتم ۱۰-۴

پیدا کردن بزرگترین کلید به روش CRCW موازی

مسئله: بزرگترین کلید را در آرایه S کلیدی n پیدا کنید.

ورودی: عدد صحیح مثبت n آرایه ای از کلیدها S با شاخصهای ۱ تا n .

خروجی: مقدار بزرگترین کلید در آرایه S .

توضیح: فرض می شود که n توانی از ۲ است و $2(1 - n)$ پردازنده در حال اجرای الگوریتم به صورت موازی هستند. پردازنده ها به صورت $(1 \leq i < j \leq n)$ شاخص دهی شده اند و دستور "first index of this processor" مقدار i و دستور "second index of this processor" مقدار j را باز می گردانند.

```
keytype parlargest2 (int n, const keytype S[])
{
    int T[1..n];
    local index i, j;
    local keytype first, second;
    local int chkfrst, chksnd;

    i = first index of this processor;
    j = second index of this processor;
    write 1 into T[i];
    // Because 1 ≤ i ≤ n - 1 and
    // because 1 ≤ j ≤ n
    for (j = 2; j ≤ n; j++)
        if (S[j] > S[first])
            first = j;
    write 1 into T[first];
}
```

```

write 1 into T[j];
read S[i] into first;
read S[j] into second;
if (first < second)
    write 0 into T[i];
else
    write 0 into T[j];
read T[i] into chkfst;
read T[j] into chksnd;
if (chkfst == 1)           // T[k] still equals 1 if and only
    return S[i];             // if S[k] contains the largest key.
else if (chksnd == 1)      // Need to check T[j] in case
    return S[j];             // the largest key is S[n]. Recall
}                           // i ranges in value only from
                            // 1 to n - 1.

```

در این الگوریتم، هیچ حلقه‌ای وجود ندارد. این بدن معنی است که الگوریتم، بزرگترین کلید را در مدت زمان ثابت پیدا می‌کند و این أمر بسیار مؤثر است. چراکه در اینصورت می‌توانستم بزرگترین کلید را در بین ۱،۰۰۰،۰۰۰ کلید در مقدار زمانی مشابهی که برای پیدا کردن بزرگترین کلید از ۱۰ کلید صرف می‌شود، پیدا کنیم. به هر حال، این پیچیدگی زمانی مطلوب او هزینه پیچیدگی پردازنهای زمان‌محبعی بدست می‌آید. یعنی برای پیدا کردن بزرگترین کلید در میان ۱،۰۰۰،۰۰۰ کلید به $\frac{1}{2}$ ۱،۰۰۰،۰۰۰ پردازنه نیاز خواهیم داشت. این فصل تنها به عنوان مقدمه‌ای بر معرفی الگوریتمهای موازی مطرح شده است. بحثهای تکمیلی در این مورد را می‌توانید در کتاب Kumar (۱۹۹۴) پیدا کنید.

تمرینات

۱۰-۱ بخش

- با فرض اینکه یک شخص می‌تواند دو عدد را در مدت زمان α با هم جمع کند، چه مدتی طول منکشد تا آن شخص دو ماتریس $n \times n$ را، با درنظر گرفتن عمل جمع به عنوان عمل مبنایی با هم جمع نماید؟ صحبت جواب خود را بررسی کنید.
- با فرض اینکه یک شخص می‌تواند دو عدد را در مدت زمان α با هم جمع کند، چه مدت زمانی لازم است تا دو نفر بتوانند دو ماتریس $n \times n$ را، با درنظر گرفتن عمل جمع به عنوان عمل مبنایی با هم جمع نمایند؟ صحبت جواب خود را بررسی کنید.
- با فرض اینکه یک شخص می‌تواند دو عدد را در مدت زمان α با هم جمع کند، چند نفر لازم است

تمرینات ۳۹۱

تابتوانند مجموع زمان صرف شده برای جمع دوماتریس $n \times n$ را به حداقل برسانند؟ صحبت جواب خود را بررسی کنید.

۴- با فرض اینکه یک شخص می تواند دو عدد را در مدت زمان $\theta(n)$ با هم جمع کند، چه مدت زمانی لازم است تا آن شخص بتواند n عدد در یک لیست را، با درنظر گرفتن عمل جمع به عنوان عمل مبنایی، با هم جمع نماید؟ صحبت جواب خود را بررسی کنید.

۵- با فرض اینکه یک شخص می تواند دو عدد را در مدت زمان $\theta(n)$ با هم جمع کند، چه مدت زمانی لازم است تا دو نفر بتوانند n عدد در یک لیست را، با درنظر گرفتن عمل جمع به عنوان عمل مبنایی و مدت زمان $\theta(n)$ برای ارسال نتیجه از یکی به دیگری، با هم جمع نماید؟ صحبت جواب خود را بررسی کنید.

۶- با فرض اینکه یک شخص می تواند دو عدد را در مدت زمان $\theta(n)$ با هم جمع کند و ارسال نتیجه از یکی به دیگری، بد مدت زمان $\theta(n)$ نیاز دارد، تعیین کنید چند نفر لازم است تا مجموع زمان صرف شده برای بدست آوردن نتیجه نهایی جمع n عدد در یک لیست را به حداقل برسانند؟ صحبت جواب خود را بررسی کنید.

بخش ۱۰-۲

۷- یک الگوریتم CREW PRAM، برای جمع n عدد در یک لیست بنویسید که از کارایی $\theta(\lg n)$ برخوردار باشد.

۸- یک الگوریتم CREW PRAM بنویسید که از $\theta(n^2)$ پردازنده برای ضرب دو ماتریس $n \times n$ استفاده کند. الگوریتم شما بایستی بهتر از الگوریتم ترتیبی استاندارد $(\theta(n^3))$ باشد.

۹- یک الگوریتم PRAM، برای مرتب سازی سریع یک لیست n عنصری با استفاده از n پردازنده بنویسید.

۱۰- یک الگوریتم ترتیبی بنویسید که با استفاده از روش تورنمنت، بزرگترین کلید در یک آرایه n کلبدی را پیدا کند. نشان دهید که این الگوریتم کارانتر از الگوریتم ترتیبی استاندارد نیست.

۱۱- یک الگوریتم PRAM بنویسید که با استفاده از $\theta(n^2)$ پردازنده، دو ماتریس $n \times n$ را ضرب کند. الگوریتم شما بایستی در زمان $\theta(\lg n)$ اجرا شود.

۱۲- یک الگوریتم PRAM، برای مسئله درخت جستجوی دودویی مطلوب بخش ۳-۵ بنویسید. کارایی این الگوریتم را با الگوریتم درخت جستجوی دودویی مطلوب (الگوریتم ۳-۹) مقایسه کنید.

تمرینات اضافی

۱۳- یک الگوریتم PRAM برای مسئله مرتب سازی ادغامی (Mergesort) بنویسید که در زمان $\theta(\lg n^2)$ اجرا شود. (نکته: از n پردازنده استفاده نمایید و هر پردازنده را به یک کلید نسبت دهید)

۱۴- یک الگوریتم PRAM برای مسئله فروشنده دوره گرد بخش ۳-۶ بنویسید. کارایی این الگوریتم را با الگوریتم فروشنده دوره گرد (الگوریتم ۳-۱۱) مقایسه کنید.

ضمیمه A

نماد بر ریاضیات ضروری

در مطالعه این کتاب به استثناء بخش هایی که با علامت \bullet مشخص شده اند، نیازی به یک پیش زمینه کامل از ریاضیات نداریم. در واقع، ما فرض نموده ایم که شما با ریاضیات آشنایی زیادی ندارید؛ اگرچه در تحلیل الگوریتم ها لازم است که تا حدود زیادی با ریاضیات آشنا باشیم.

A-1 نمادگذاری

گاهی اوقات لازم است که به کوچکترین عدد صحیح بزرگتر یا مساوی عدد حقیقی x ، اشاره کنیم. در این صورت آن را با نماد $\lceil x \rceil$ نشان می دهیم. برای مثال،

$$\lceil 3/3 \rceil = 4 \quad \lceil \frac{9}{2} \rceil = 5 \quad \lceil -6 \rceil = 6$$

$$\lceil -3/3 \rceil = -3 \quad \lceil -3/7 \rceil = -3 \quad \lceil -6 \rceil = -6$$

نماد $\lceil x \rceil$ را جزو صحیح بالای x می گوییم و برای هر عدد صحیح n داریم $\lceil n \rceil = n$. گاهی اوقات لازم است که به بزرگترین عدد صحیح کوچکتر یا مساوی عدد حقیقی x اشاره کنیم که در این صورت آن را با نماد $\lfloor x \rfloor$ نشان می دهیم. برای مثال،

$$\lfloor 3/3 \rfloor = 3 \quad \lfloor \frac{9}{2} \rfloor = 4 \quad \lfloor -6 \rceil = 6$$

$$\lfloor -3/3 \rfloor = -4 \quad \lfloor -3/7 \rfloor = -4 \quad \lfloor -6 \rceil = -6$$

نماد $\lfloor x \rfloor$ را جزو صحیح پائین x می گوییم و برای هر عدد صحیح n داریم $\lfloor n \rfloor = n$. هنگامی که فقط بتوانیم مقدار تقریبی یک نتیجه مورد انتظار را تعیین کنیم از نماد \approx که به معنای "تقریباً مساوی" است، استفاده می کنیم. به عنوان مثال، شما با عدد π که در محاسبه محیط و مساحت یک دایره بکار می رود آشنا هستید. مقدار π با یک تعداد متناهی از ارقام دهدی مشخص نمی شود. (در واقع، حتی یک الگوی مشخص برای پایان بخشیدن به این ارقام وجود ندارد، تغییر ... $= \frac{3}{3}\overline{1415926535897931150576797731323687351155940812848111745028410270193852115055319349836144428810975376273281505338785712910478448407601453318752900984882056664917530902521072383499$). بنابراین، از آنجاییکه شش رقم اول π برابر $3\overline{14159}$ است، می نویسیم:

$$\pi \approx 3\overline{14159}$$

از نماد \approx به معنای "نامساوی" استفاده می کنیم. برای مثال، اگر بخواهید نشان دهید که مقدار متغیر x

۳۹۳ نهادگذاری

با متغیر لامساوی نیست، می‌نویسیم:

$$x \neq a$$

اغلب لازم است که به مجموع عناصری مشابه و یکسان اشاره کنیم. این کار آسانی است اگر تعداد عناصر زیاد نباشد. مثلاً بخواهیم به مجموع اولین هفت عدد صحیح مثبت اشاره کنیم که در این صورت می‌نویسیم:

$$1 + 2 + 3 + 4 + 5 + 6 + 7$$

یا بخواهیم به مجموع مربعات اولین هفت عدد صحیح مثبت اشاره کنیم که در این صورت می‌نویسیم:

$$1^2 + 2^2 + 3^2 + 4^2 + 5^2 + 6^2 + 7^2$$

همانطوری که قبلاً ذکر شد، استفاده از این روش زمانی میسر است که تعداد عناصر زیاد نباشد. واضح است که اگر بخواهیم به مجموع اولین صد عدد صحیح مثبت اشاره کنیم، استفاده از این روش غیر منطقی خواهد بود. یک روش برای انجام این کار، نوشتمن چند عنصر ابتدایی، یک عنصر عمومی و آخرين عنصر است. بدینصورت که بنویسیم:

$$1 + 2 + i + \dots + 100$$

و اگر به مجموع مربعات اولین صد عدد مثبت اشاره داشته باشیم، می‌نویسیم:

$$1^2 + 2^2 + \dots + 100^2$$

یک روش خلاصه‌تر برای نمایش مجموع عناصر، استفاده از حرف یونانی Σ (سیگما) است. به عنوان مثال، برای نمایش مجموع اولین صد عدد صحیح مثبت با استفاده از Σ می‌نویسیم:

$$\sum_{i=1}^{100}$$

این نعاد به این معناست که تا زمانی که متغیر i مقادیر ۱ تا ۱۰۰ را به خود می‌گیرد، مقادیر آن با هم جمع می‌شوند. به طور مشابه، برای نمایش مجموع مربعات اولین n عدد صحیح مثبت با استفاده از Σ می‌نویسیم:

$$\sum_{i=1}^{100} i^2$$

اغلب، آخرين عدد صحیح در مجموع عناصر را به صورت عدد صحیح اختیاری n بیان می‌کنیم و در این صورت برای نمایش مجموع اولین n عدد صحیح مثبت می‌نویسیم:

$$1 + 2 + \dots + n \quad \text{با} \quad \sum_{i=1}^{100} i$$

و برای نمایش مجموع مربعات اولین n عدد صحیح مثبت می‌نویسیم:

$$1^2 + 2^2 + \dots + n^2 \quad \text{با} \quad \sum_{i=1}^n i^2$$

گاهی اوقات به یک مجموع نیازمندیم، به عنوان مثال،

۳۹۴

مروجی بر ریاضیات ضروری

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^i j &= \sum_{j=1}^1 j + \sum_{j=1}^2 j + \sum_{j=1}^3 j + \sum_{j=1}^4 j \\ &= (1) + (1+2) + (1+2+3) + (1+2+3+4) = 20 \end{aligned}$$

به طور مشابه، می‌توانیم مجموع یک مجموع را بگیریم و الی آخر.
در نهایت، گاهی اوقات می‌خواهیم به موجودیتی اشاره کنیم که بزرگتر از هر عدد حقیقی است. ما آن را بی‌نهایت نامیده و به صورت ∞ نشان می‌دهیم. برای هر عدد حقیقی x داریم:

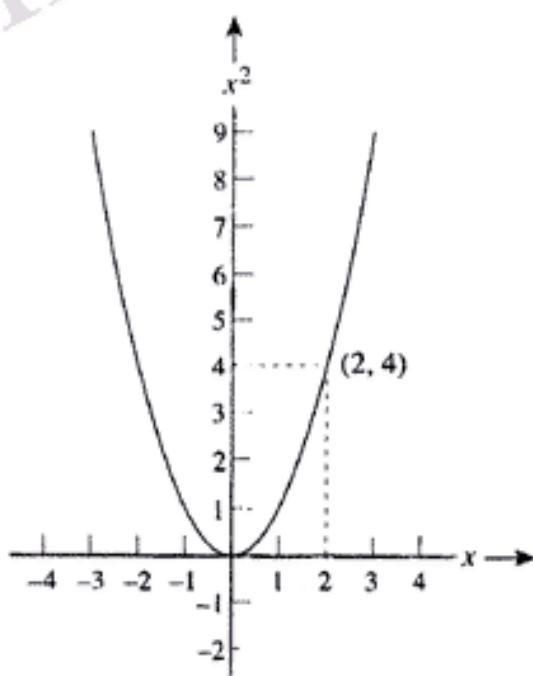
$$x < \infty$$

A-۲ توابع

تابع f از یک متغیر، قاعده و قانونی است که به ازاء یک مقدار x مقدار منحصر بفردی را به $(x)f$ نسبت می‌دهد. به عنوان مثال، تابع f که مریع یک عدد حقیقی را به یک عدد حقیقی معین x نسبت می‌دهد، عبارت است از:

$$f(x) = x^2$$

یک تابع، مجموعه‌ای از زوجهای مرتب است. برای مثال، تابع $f(x) = x^2$ همه زوجهای مرتب (x, x^2) را تعیین می‌کند. نمودار یک تابع، مجموعه‌ای است از کلیه زوجهای مرتب که به وسیله تابع تعیین می‌شود. نمودار تابع $f(x) = x^2$ در شکل A-1 نشان داده شده است. تابع $f(x) = x^2$ ، تنها زمانی تعریف می‌شود که $x \neq 0$ باشد. دامنه یک تابع، مجموعه مقادیری است که تابع به ازاء آنها تعریف می‌شود.



شکل A-1 نمودار تابع $f(x) = x^2$. زوج مرتب $(2, 4)$ مشخص شده است.

۳۹۵ استقراء ریاضی

به عنوان مثال، دامنه تابع $f(x) = \frac{1}{x}$ کلیه اعداد حقیقی غیر از صفر است؛ برخلاف تابع x^2 که دامنه آن کلیه اعداد حقیقی است. توجه کنید که تابع x^2 می‌تواند تنها مقادیر غیرمنفی را به خود بگیرد. منظور از "مقادیر غیرمنفی"، مقادیر بزرگتر یا مساوی صفر می‌باشد؛ برخلاف "مقادیر مثبت" که تنها مقادیر بزرگتر از صفر را شامل می‌شود. برد یک تابع، مجموعه مقادیری است که تابع می‌تواند به خود بگیرد. برد x^2 اعداد حقیقی غیرمنفی و برد $\frac{1}{x}$ همه اعداد حقیقی بجز صفر و برد $\left(\frac{1}{x}\right)$ همه اعداد حقیقی مثبت است. می‌گوئیم یک تابع، مجموعه‌ای از اجزاء دامنه به برد می‌باشد. برای مثال، تابع x^2 از اعداد حقیقی به اعداد حقیقی غیرمنفی است.

A-۳ استقراء ریاضی

برخی حاصل جمعها معادل عبارات شبه جمله‌ای می‌باشند. به عنوان مثال

$$1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

این مساوی را به ازاء برخی از مقادیر n نشان می‌دهیم:

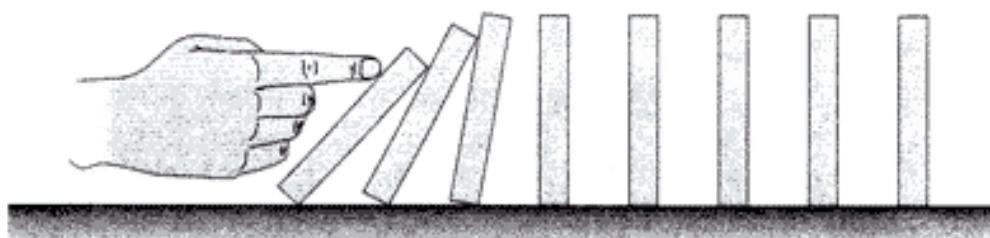
$$1 + 2 + 3 + 4 = 10 = \frac{4(4+1)}{2}$$

$$1 + 2 + 3 + 4 + 5 = 15 = \frac{5(5+1)}{2}$$

به هر حال، از آنچالبکه بین نهایت عدد صحیح مثبت وجود دارد، هرگز نمی‌توانیم مطمئن شویم که این تساوی به ازاء تمامی اعداد صحیح مثبت n صادق است. بررسی حالتها منحصر بفرد، فقط می‌تواند به ما اطلاع دهد که "به نظر می‌رسد تساوی درست باشد". یک ابزار بسیار قوی برای بدست آوردن یک نتیجه از تمامی اعداد صحیح مثبت n استقراء ریاضی است.

استقراء ریاضی، همانند اصول بازی دومینو عمل می‌کند. شکل A-۲ نشان می‌دهد که اگر فاصله بین هر دو مهره دومینو کمتر از ارتفاع آنها باشد، می‌توانیم با زدن ضربه به اولین مهره، به تمامی مهره‌ها ضربه بزنیم و آنها را بیندازیم. این کار انجام می‌شود زیرا

- ۱- ما به اولین مهره ضربه می‌زنیم.



شکل A-۲ با زدن اولین ضربه به مهره دومینو، همه مهره‌ها خواهند افتاد

۲- با توجه به فضای بین مهره ها که این فاصله کمتر از ارتفاع آنهاست، قطعاً می توانیم بگوییم که با افتادن مهره n ام، مهره $n+1$ نیز خواهد افتاد.

اگر ما به اولین مهره دومین ضربه بزنیم، این مهره به دومین مهره ضربه می زند، دومین مهره به سومین مهره ضربه می زند و الى آخر، در شوری می توانیم عدد بزرگی را به دلخواه برای تعداد مهره ها در نظر گرفته و آنها را به روش فوق بیاندازیم، استقراء نیز دقیقاً به همین روش عمل می کند. ابتدا نشان می دهیم که چیزی که در حال اثبات آن هستیم، به ازاء $n=1$ درست می باشد؛ سپس نشان می دهیم که اگر عبارت به ازاء یک عدد صحیح مثبت دلخواه n درست باشد، به ازاء $n+1$ نیز درست می باشد. این مطلب را یک مرتبه نشان دادیم. می دانیم که چون عبارت برای $n=1$ درست است، پس برای $n=2$ نیز درست می باشد و چون عبارت برای $n=2$ درست است پس برای $n=3$ نیز درست می گردد و الى آخر (تا بنهایت). بنابراین، می توانیم نتیجه بگیریم که برای کلیه اعداد صحیح مثبت n نیز درست است. در استقراء ریاضی از مقاهم زیر نیز استفاده می کنیم:

پایه استقراء: عبارت، به ازاء $n=1$ (یا هر مقدار اولیه دیگر) درست است.

فرض استقراء: عبارت برای هر عدد دلخواه $n \geq 1$ (یا هر مقدار اولیه دیگر) درست است.

گام استقراء: اگر عبارت به ازاء n درست است، آنگاه به ازاء $n+1$ نیز درست می باشد.

پایه استقراء، در واقع همان ضربه اولیه به مهره دومین است؛ برخلاف گام استقراء که نشان می دهد اگر مهره n ام دومینو بیافتد، آنگاه مهره $n+1$ ام نیز خواهد افتاد.

مثال A-1 برای تمامی اعداد صحیح مثبت n نشان می دهیم که

$$1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

پایه استقراء: برای $n=1$ داریم:

$$1 = \frac{1(1+1)}{2}$$

فرض استقراء: فرض کنید که برای یک عدد صحیح مثبت دلخواه n داریم:

$$1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

گام استقراء: لازم است که نشان دهیم

$$1 + 2 + \dots + (n+1) = \frac{(n+1)[(n+1)+1]}{2}$$

بدینصورت که

$$1 + 2 + \dots + (n+1) = 1 + 2 + \dots + n + n + 1$$

$$= \frac{n(n+1)}{2} + n + 1$$

$$\underline{(n+1)[(n+1)+1]}$$

استقراء ریاضی ۳۹۷

در گام استقراء عناصری که با فرض استقراء معادل هستند را مشخص نموده ایم تا نشان دهیم که فرض استقراء، کجا به کار گرفته شده است. با فرض استقراء،

$$1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

و با انجام چند محاسبه جبری ساده به این نتیجه رسیدیم که

$$1 + 2 + \dots + (n+1) = \frac{(n+1)[(n+1)+1]}{2}$$

بنابراین، اگر فرض برای n درست باشد، آنگاه برای $n+1$ نیز درست است. از آنجاییکه در پایه استقراء نشان دادیم که عبارت به ازاء $n=1$ درست است، لذا می توانیم نتیجه بگیریم که با استفاده از اصل دومینتو، عبارت به ازاء تمامی اعداد صحیح و مثبت n نیز درست می باشد.
لازم به ذکر است که لزومی ندارد مقدار اولیه حتماً $n=1$ باشد؛ چراکه ممکن است عبارت، فقط به ازاء $n \geq 1$ درست باشد که در این صورت، پایه استقراء بایستی $n=1$ باشد. زمانی پایه استقراء، $n=0$ است که ما در حال اثبات صحت یک عبارت، به ازاء تمامی اعداد صحیح غیرمنفی باشیم.

مثال A-۲ نشان می دهیم که برای هر عدد صحیح مثبت n داریم:

$$1^2 + 2^2 + \dots + n^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

پایه استقراء: برای $n=1$ داریم:

$$1^2 = 1 = \frac{1(1+1)[(2 \times 1) + 1]}{6}$$

فرض استقراء: فرض می کنیم که برای هر عدد صحیح مثبت دلخواه n داریم

$$1^2 + 2^2 + \dots + n^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

گام استقراء: بایستی نشان دهیم

$$1^2 + 2^2 + \dots + (n+1)^2 = \frac{(n+1)[(n+1)+1][2(n+1)+1]}{6}$$

بدینصورت که

$$1^2 + 2^2 + \dots + (n+1)^2 = 1^2 + 2^2 + \dots + n^2 + (n+1)^2$$

$$= \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} + (n+1)^2$$

$$= \frac{n(n+1)(2n+1) + 6(n+1)^2}{6}$$

$$= \frac{(n+1)[(n+1)+1][2(n+1)+1]}{6}$$

مثال A-۳ نشان می دهیم که برای هر عدد صحیح غیرمنفی n داریم:

$$2^0 + 2^1 + 2^2 + \dots + 2^n = 2^{n+1} - 1$$

که با علامت Σ به صورت زیر در می آید:

$$\sum_{i=0}^n 2^i = 2^{n+1} - 1$$

پایه استقراء: برای $n=0$ داریم:

$$2^0 = 1 = 2^{0+1} - 1$$

فرض استقراء: فرض کنید که برای هر عدد صحیح غیرمنفی n داریم:

$$2^0 + 2^1 + 2^2 + \dots + 2^n = 2^{n+1} - 1$$

گام استقراء: بایستی نشان دهیم

$$2^0 + 2^1 + 2^2 + \dots + 2^{n+1} = 2^{(n+1)+1} - 1$$

بدینصورت که

$$\begin{aligned} 2^0 + 2^1 + 2^2 + \dots + 2^{n+1} &= 2^0 + 2^1 + 2^2 + \dots + 2^n + 2^{n+1} \\ &= 2^n + 1 + 2^{n+1} \\ &= 2(2^n + 1) - 1 \end{aligned}$$

مثال A-۴ یک حالت خاص از تبجه مثال بعد است.

مثال A-۴ برای تمام اعداد صحیح غیرمنفی n و اعداد حقیقی $r \neq 1$ نشان می دهیم که

$$\sum_{i=0}^n r^i = \frac{r^{n+1} - 1}{r - 1}$$

عنصر این مجموع به تصاعد هندسی موسوند.

پایه استقراء: برای $n=0$ داریم:

$$r^0 = 1 = \frac{r^{0+1} - 1}{r - 1}$$

فرض استقراء: فرض کنید که برای هر عدد صحیح غیرمنفی دلخواه n داریم:

$$\sum_{i=0}^n r^i = \frac{r^{n+1} - 1}{r - 1}$$

گام استقراء: بایستی نشان دهیم که

$$\begin{aligned} \sum_{i=0}^{n+1} r^i &= r^{n+1} + \sum_{i=0}^n r^i \\ &= r^{n+1} + \frac{r^{n+1} - 1}{r - 1} \\ &= \frac{r^{n+2} - 1}{r - 1} = \frac{r^{(n+1)+1} - 1}{r - 1} \end{aligned}$$

۳۹۹ (استقراء رياضي)

گاهی اوقات، نتایجی که با استفاده از استقراء بدست می آید به روشهای دیگر نیز می تواند بدست آید.
برای نمونه، در مثال قبل نشان دادیم که

$$\sum_{i=0}^n r^i = \frac{r^{n+1} - 1}{r - 1}$$

به جای استفاده از استقراء می توانیم عبارت سمت چپ را در مقسوم علیه عبارت سمت راست جذب کرده و آن را ساده کنیم. بدینصورت که

$$\begin{aligned} (r-1) \sum_{i=0}^n r^i &= \sum_{i=0}^n - \sum_{i=0}^n r^i \\ &= (r+r^1+\dots+r^{n+1}) - (1+r+r^1+\dots+r^n) \\ &= r^{n+1} - 1 \end{aligned}$$

با تقسیم طرفین تساوی به $r-1$ ، نتیجه مورد نظر بدست می آید.

مثال A-5 برای هر عدد صحیح مثبت n نشان می دهیم که

$$\sum_{i=1}^n i 2^i = (n-1) 2^{n+1} + 2$$

پایه استقراء: برای $n=1$ داریم:

$$1 \times 2^1 = 2 = (1-1) 2^{1+1} + 2$$

فرض استقراء: فرض کنید که برای هر عدد صحیح مثبت n داریم:

$$\sum_{i=1}^n i 2^i = (n-1) 2^{n+1} + 2$$

گام استقراء: بایستی نشان می دهیم

$$\sum_{i=1}^{n+1} i 2^i = [(n+1)-1] 2^{(n+1)+1} + 2$$

بدینصورت که

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{n+1} i 2^i &= \sum_{i=1}^n i 2^i + (n+1) 2^{n+1} \\ &= (n-1) 2^{n+1} + 2 + (n+1) 2^{n+1} \\ &= [(n+1)-1] 2^{(n+1)+1} + 2 \end{aligned}$$

روش دیگری که در فرض استقراء مرسوم می باشد، این است که ابتدا فرض کنیم عبارت به ازاء هر k بزرگتر با مساوی مقدار ابتدایی و کوچکتر از n درست است. آنگاه در گام استقراء ثابت کنیم که عبارت به ازاء n نیز درست می باشد. این کار را در اثبات قضیه ۱-۱ در بخش ۱-۲-۲ انجام دادیم.
اگرچه مثالهای ما همگی با تعیین شبه جمله‌ای حاصل جمعها سروکار داشته‌اند، ولی کاربردهای دیگری نیز برای استقراء وجود دارد که بعداً به برخی از آنها اشاره می کنیم.

A-۴ قضایا و پیش قضایا

قضیه در فرهنگ لغت به معنای گفتاری است که صحت آن باید اثبات شود. در ریاضیات نیز دارای همین معنا است. هر یک از مثالهای پخش قبل می توانست به صورت یک قضیه مطرح شود و اثبات آن از طریق استقراء، اثبات آن قضیه باشد. برای مثال می توانستیم مثال A-۱ را به صورت زیر مطرح کنیم:

قضیه A-۱ برای هر عدد صحیح $n > 0$ داریم:

$$1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

اثبات: در این قسمت، اثبات قضیه خواهد آمد که از اثبات استقراء انجام شده در مثال A-۱ می توانیم استفاده کنیم.

معمولآً هدف از ارائه و اثبات یک قضیه، بدست آوردن یک نتیجه کلی است که می تواند در حالتی متعددی بکار گرفته شود. برای مثال، می توانیم با استفاده از قضیه A-۱، مجموع اولین n عدد صحیح مثبت را به ازاء هر مقدار n به سرعت محاسبه کنیم.

گاهی اوقات دانشجویان برای فهم اختلاف بین حرف شرطی "اگر" و "اگر و فقط اگر" دچار مشکل می شوند. دو قضیه زیر این اختلاف را نشان می دهد.

قضیه A-۲ برای هر عدد حقیقی x اگر $x > 0$ باشد، آنگاه $x^2 > 0$ خواهد بود.

اثبات: قضیه از این حقیقت استفاده می کند که حاصلضرب دو عدد صحیح مثبت، عددی مثبت است.

عکس قضیه A-۲ درست نیست زیرا اگر $x < 0$ باشد، آنگاه نمی توان تتجه گرفت که حتماً $x^2 > 0$ است. برای مثال، $0 < -3^2 = 9 < 0$ و روشن است که -3 بزرگتر از صفر نیست. در واقع مربع هر عدد منفی، بزرگتر از صفر است. بنابراین، قضیه A-۲ یک مثال از عبارت "اگر" می باشد. هر گاه عکس یک قضیه نیز درست باشد، آنگاه قضیه به صورت عبارت "اگر و فقط اگر" خواهد بود و لازم است که هم قضیه و هم عکس آن اثبات شود. قضیه زیر، مثالی از عبارت "اگر و فقط اگر" می باشد.

قضیه A-۳ برای هر عدد حقیقی x ، $x > 0$ است اگر و فقط اگر $\frac{1}{x} > 0$ باشد.

اثبات: برای اثبات، فرض کنید که $\frac{1}{x} < 0$ باشد، آنگاه $\frac{1}{x} < 0$ خواهد بود زیرا خارج قسمت دو عدد مثبت، بزرگتر از صفر است و برای اثبات عکس قضیه، فرض کنید که $\frac{1}{x} > 0$ باشد، آنگاه $\frac{1}{x} > 0$ خواهد بود زیرا خارج قسمت دو عدد مثبت، بزرگتر از صفر است.

۴۰۱ لگاریتمها

در فرهنگ لغت، پیش قضیه به عنوان یک قضیه کمکی که برای اثبات قضایای دیگر بکار می‌رود، تعریف شده است. در واقع، معمولاً به هنگام اثبات یک قضیه از یک یا چند پیش قضیه استفاده می‌کنیم و اغلب پیش قضایای مربوط به اثبات یک قضیه را قبل از آن بیان نموده و آن را، در صورت لزوم اثبات می‌کنیم.

A-۵ لگاریتمها

لگاریتمها، یکی از ابزارهای ریاضی هستند که بیشتر در تجزیه و تحلیل الگوریتم‌ها بکار می‌روند، در ادامه، مروزی مختصر بر ویژگی لگاریتم‌ها خواهیم داشت.

A-۵-۱ تعریف و ویژگیهای لگاریتمها

لگاریتم عمومی یک عدد، عددی است که ۱۰ بایستی به توان آن برسد تا عدد مورد نظر بدست آید. اگر x یک عدد معین باشد لگاریتم عمومی آن را به صورت $\log x$ نشان می‌دهیم.

Mثال A-۶ به لگاریتم‌های عمومی زیر توجه کنید:

$10^1 = 10$	زیرا	$\log 10 = 1$
$10^4 = 10,000$	زیرا	$\log 10,000 = 4$
$10^{-3} = \left(\frac{1}{10}\right)^3 = 0.001$	زیرا	$\log 0.001 = -3$
$10^0 = 1$	زیرا	$\log 1 = 0$

(به خاطر دارید که مقدار هر عدد غیر صفر به توان صفر برابر یک است.)

در حالت کلی، لگاریتم عدد x عددی است که عدد a موسوم به پایه - باید به توان آن برسد تا x حاصل شود، عدد a می‌تواند هر عدد مثبت غیر از یک باشد؛ برخلاف x که شامل کلیه اعداد مثبت می‌شود. این بدين معناست که لگاریتم عدد منفی یا صفر وجود ندارد. در نمادگذاری لگاریتم می‌نویسیم $\log_a x$.

Mثال A-۷ چند مثال از $\log_a x$ به صورت زیر است:

$2^3 = 8$	زیرا	$\log_2 8 = 3$
$3^2 = 81$	زیرا	$\log_3 81 = 4$
$2^{-4} = (1/2)^4 = 1/16$	زیرا	$\log_2 (1/16) = -4$
$2^{2/8+7} \approx 7$	زیرا	$\log_2 7 \approx 2/8+7$

توجه دارید که آخرین نتیجه در مثال فوق، برای عددی است که توان صحیحی از پایه لگاریتم نمی باشد. لگاریتم ها برای تمامی اعداد مثبت وجود دارند؛ نه فقط برای توان صحیحی از پایه. البته بحث کاملی از لگاریتم هایی که مقدار آنها، توان صحیحی از پایه نمی باشد، در این مقوله نمی گنجد. در اینجا فقط به لگاریتم هایی اشاره می کنیم که به صورت یک تابع افزایشی باشند. بدینصورت که

$$\text{اگر } y > x \text{ آنگاه } \log_a^x < \log_a^y$$

بنابراین

$$2 = \log_7^4 < \log_7^5 < \log_7^6 = 3$$

در مثال A-۷ دیدیم که \log_7^7 در حدود ۰/۸۰۷ است. یعنی بین ۰ و ۱ می باشد. برخی از ویژگیهای مهم لگاریتم که در تحلیل الگوریتم ها بکار می روند را در زیر آورده ایم.

برخی ویژگیهای لگاریتم ها (در تمامی موارد $a > 1, x > 0, b > 0, y > 0$ می باشد)

$$1 - \log_a 1 = 0$$

$$2 - a^{\log_a x} = x$$

$$3 - \log_a(xy) = \log_a x + \log_a y$$

$$4 - \log_a \frac{x}{y} = \log_a x - \log_a y$$

$$5 - \log_a x^y = y \log_a x$$

$$6 - x^{\log_a y} = y^{\log_a x}$$

$$7 - \log_a x = \log_b x / \log_b a$$

مثال A-۸ چند مثال از ویژگیهای فوق به صورت زیر است:

$$1 - \log_7^8 = 1 \quad \text{(ویژگی ۲)}$$

$$2 - \log_7(4 \times 8) = \log_7 8 = 2 + 3 = 5 \quad \text{(ویژگی ۳)}$$

$$3 - \log_7 \frac{16}{4} = \log_7 16 - \log_7 4 = 4 - 2 = 2 \quad \text{(ویژگی ۴)}$$

$$4 - \log_7 4^2 = 2 \log_7 4 = 2 \times 2 = 4 \quad \text{(ویژگی ۵)}$$

$$5 - \log_7 16 = \log_7 16 / \log_7 4 = 4 / 2 = 2 \quad \text{(ویژگی ۶)}$$

$$6 - \log_7 128 = \log 128 / \log 2 \approx 2 / 1.0721 / 0.30103 = 7 \quad \text{(ویژگی ۷)}$$

$$7 - \log_7 64 = \log 64 / \log 2 \approx 1 / 1.82607 / 0.30103 \approx 7 \quad \text{(ویژگی ۷)}$$

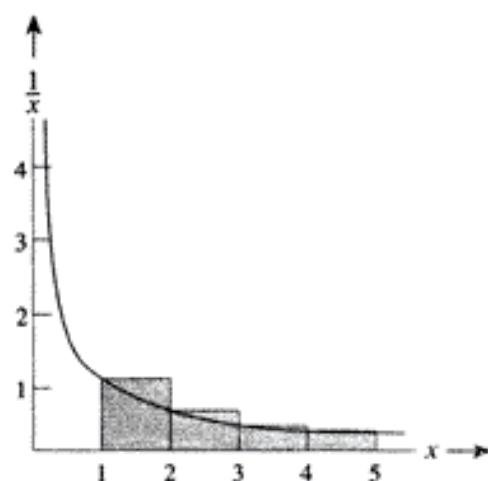
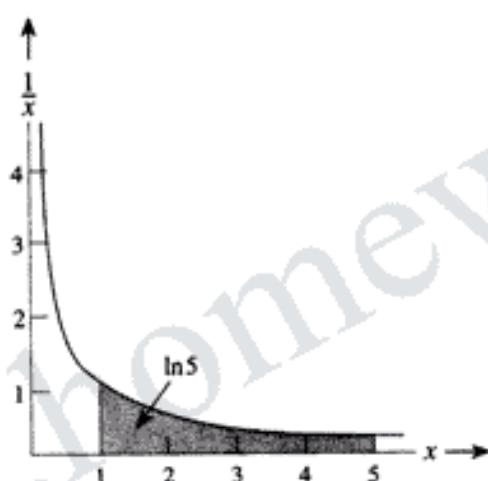
لکاریتمها ۴۰۳

از آنچه یک معمولاً ماشینهای حساب یک تابع \log دارند (به خاطر دارید که \log_{10} همان \log است)، دو نمونه آخر در مثال فوق نشان می‌دهد که چگونه می‌توان از ماشین حساب برای هر پایه دلخواهی استفاده نمود. اغلب در تحلیل الگوریتم‌ها از پایه ۲ لگاریتم استفاده می‌کنیم که برای سهوت کار به جای $\log_2 x$ ، می‌نویسیم.

A-۵-۲ لگاریتم طبیعی

به خاطر دارید که مقدار تقریبی عدد e برابر است با 2.71828182 . عدد e همانند π نمی‌تواند با یک تعداد متناهی از ارقام دهدی بیان شود و در واقع حتی یک الگوی تکرار ارقام نیز در قسمت اعشاری آن وجود ندارد، لگاریتم طبیعی x را به صورت $\ln x$ نشان داده و آن را لگاریتم طبیعی x می‌خوانیم. برای مثال،

$$\ln 10 \approx 2.3025851$$



شکل ۳ قسمت هاشورشده در نمودار بالا، $\ln 5$ است و قسمت هاشورشده در نمودار پائین که از مستطیلهای متصل به هم تشکیل شده، تقریباً برابر $\ln 5$ است.

۴۰۴ هروردی به ریاضیات ضروری

ممکن است تعجب کنید که این جواب از کجا بدست آمده است. ما با استفاده از ماشین حسابی که تابع \ln دارد می‌توانیم این محاسبه را انجام دهیم. بدون استفاده از ماشین حساب، فهمیدن چگونگی محاسبه لگاریتم طبیعی و اینکه چرا به آن "طبیعی" گفته می‌شود غیرممکن است. زیرا هنگامی که به عدد e نگاه می‌کنیم، لگاریتم طبیعی بسیار غیرطبیعی به نظر می‌رسد. در اینجا سعی می‌کنیم ویژگیهای از لگاریتم طبیعی که در تحلیل الگوریتم‌ها بکار می‌رود را مطرح کنیم.

با محاسبات جبری می‌توانیم نشان دهیم که $\ln x$ برابر سطح زیرنمودار تابع $\frac{1}{x}$ در محدوده 1 و x می‌باشد. شکل A-۳ سطح زیرنمودار را برای $5 \leq x \leq 5$ نشان می‌دهد. در نمودار پائینی شکل A-۳ نشان دادیم که این سطح می‌تواند با مجموع مستطیل‌هایی که پهنه‌ای هر کدام به اندازه یک واحد است، به طور تقریبی محاسبه گردد. این نمودار نشان می‌دهد که $\ln 5$ تقریباً برابر است با

$$\ln 5 \approx 1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \frac{1}{4} + 0.823$$

توجه کنید که این سطح همیشه بزرگتر از سطح واقعی است. با استفاده از ماشین حساب می‌توانیم مقدار دقیق آن را حساب کنیم که برابر است با

$$\ln 5 \approx 1.60944$$

مساحت مستطیل‌ها، تقریب خوبی برای $\ln 5$ نمی‌باشد. اگرچه مساحت آخرین مستطیل (مستطیل بین مقادیر 4 و 5) با سطح زیرمنحنی از $x=4$ تا $x=5$ تفاوت چندانی ندارد و لی برای اولین مستطیل این چنین نیست. هر مستطیل بعدی دارای تقریب بهتری نسبت به مستطیل قبلی است. بنابراین، هنگامی که عدد کوچک نباشد، مجموع مساحت مستطیل‌ها، نزدیک به مقدار لگاریتم طبیعی آن است. مثال زیر کاربرد این تبیخ را نشان می‌دهد.

مثال A-۹ فرض کنید بخواهیم عبارت زیر را محاسبه کنیم.

$$1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n}$$

هیچ شبه جمله‌ای برای این مجموع وجود ندارد. بهر حال، براساس بحث قبلی، اگر n کوچک نباشد، آنگاه

$$1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n} \approx \ln n$$

هنگامی که مقدار \ln کوچک نباشد، مقدار \ln در مقایسه با مجموع، مقدار ناچیزی خواهد بود. بنابراین، می‌توانیم آن را نیز به مجموع فوق اضافه نمائیم:

$$1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n} \approx \ln n$$

ما از این نتیجه در تحلیل الگوریتم‌ها استفاده خواهیم نمود. در حالت کلی می‌توانیم نشان می‌دهیم که

$$\frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n} < \ln n < 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n-1}$$

A-۶ مجموعه ها

مجموعه، به اشیائی که در یک جا گرد آمده باشند یا به عبارتی کلکسیونی از اشیاء اطلاق می شود. مجموعه ها را با حروف بزرگ نظری S نشان داده و تمامی اشیاء مجموعه را در یک جفت اکولاد ()) قرار می دهیم. برای مثال $\{1, 2, 3, 4\}$ مجموعه ای شامل اولین چهار عدد صحیح مثبت می باشد. ترتیب اشیائی که در مجموعه قرار می گیرند اهمیتی ندارد. به این معنا که در مجموعه قرار می گیرند اهمیتی ندارد. به این معنا که $\{2, 1, 4, 2\}$ و $\{1, 2, 3, 4\}$

مجموعه یکسانی هستند. یک مثال دیگر از یک مجموعه به صورت زیر است:

$$S = \{\text{پنج شنبه، سه شنبه، چهارشنبه}\}$$

که این مجموعه، مجموعه ای از روزهای هفته است. هنگامی که یک مجموعه نامتناهی باشد می توانیم با استفاده از تشریح اشیاء مجموعه، آن را نمایش دهیم. برای مثال، اگر بخواهیم مجموعه اعداد صحیح مثبت که مضرب صحیحی از ۳ هستند را نشان دهیم، می توانیم به صورت زیر بنویسیم:

$$S = \{n \mid n = 3i, i \in \mathbb{Z}\}$$

که می توانیم S را بصورت زیر نشان دهیم:

$$S = \{3, 6, 9, \dots, 3i, \dots\}$$

به اشیاء درون یک مجموعه، عناصر یا اعضاء آن مجموعه گوییم. اگر x یک عضو مجموعه S باشد، می نویسیم $x \in S$ و اگر x عضوی از مجموعه S نباشد، می نویسیم $x \notin S$ به عنوان مثال،

$$\text{اگر } \{5 \in S, 2 \in S, 1, 2, 3, 4\}$$

اگر S و T دو مجموعه باشند بطوری که هر عضو مجموعه S در مجموعه T نیز موجود باشد، گوییم S یک زیرمجموعه از مجموعه T است و می نویسیم $S \subseteq T$. برای مثال،

$$\text{اگر } \{1, 2, 3, 4\} \subseteq T \text{ و } T = \{2, 1, 4, 2\}, \text{ آنگاه } S \subseteq T$$

هر مجموعه، یک زیرمجموعه از خودش است. به عبارت دیگر، برای هر مجموعه S داریم $S \subseteq S$ اگر $S \subseteq S$ از T باشد ولی مساوی آن نباشد، گوییم S یک زیرمجموعه مطلق T است و می نویسیم $S \subset T$ برای مثال،

$$\text{اگر } \{1, 2, 4\} \subset T \text{ و } T = \{2, 1, 4, 2\}, \text{ آنگاه } S \subset T$$

مجموعه های S و T را مساوی گوییم اگر عناصر مشابهی داشته باشند و می نویسیم $S = T$ اگر دو مجموعه با هم مساوی نباشند می نویسیم $S \neq T$ برای مثال،

$$\text{اگر } \{1, 2, 3, 4\} = T \text{ و } T = \{2, 4, 1, 3\}, \text{ آنگاه } S = T$$

اشتراک در مجموعه S و T ، مجموعه همه عناصری است که هم در S و هم در T باشند و می نویسیم $S \cap T$ برای مثال،

$$\text{اگر } \{1, 4, 5, 6\} = S \text{ و } \{1, 3, 5\} = T, \text{ آنگاه } S \cap T = \{1, 5\}$$

اجتماع دو مجموعه S و T مجموعه همه عناصری است که در S و یا در T باشد و می نویسیم
 $S \cup T$. برای مثال،

$$\text{اگر } \{1, 4, 5, 6\} = S \text{ و } \{1, 3, 5\} = T, \text{ آنگاه } S \cap T = \{1, 3, 4, 5, 6\}$$

تفاضل دو مجموعه S و T ، مجموعه همه عناصری است که در S بوده ولی در T نباشد و می نویسیم
 $S - T$. برای مثال،

$$\begin{aligned} \text{اگر } \{1, 4, 5, 6\} = S \text{ و } \{1, 3, 5\} = T, \text{ آنگاه } S - T &= \{4, 6\} \\ T - S &= \{3\} \end{aligned}$$

مجموعه جهانی (مرجع) U ، مجموعه ای است که شامل تمامی عناصر مورد نظر باشد. بدین معنا که
 اگر S هر مجموعه دلخواهی باشد. آنگاه $U \subseteq S$ است. برای مثال، اگر مجموعه هایی از اعداد صحیح مثبت
 مورد نظر باشند، آنگاه

$$U = \{1, 2, 3, \dots, n, \dots\}$$

A-7 ترتیب و ترکیب

فرض کنید چهار توپ که با حروف A, B, C, D مشخص شده اند را درون ظرفی قرار داده ایم. قرار است
 دو توپ از درون ظرف برداشته شود. اگر توپها به ترتیب حروف برداشته شوند، در مسابقه پیروز می شویم.
 برای روشن شدن موضوع، کلیه حالات ممکنه خروج توپها را می نویسیم.

AB	AC	AD
BA	BC	BD
CA	CB	CD
DA	DB	DC

خروجی AB و BA با هم متفاوتند زیرا توپها بایستی به ترتیب برداشته شوند. ۱۲ حالت مختلف را ذکر کردیم. آیا مطمئن هستیم که این ۱۲ حالت، کلیه حالات ممکنه را شامل می شود؟ توجه کنید که خروجی ها در چهار سطر و سه ستون مرتب شده اند بطوری که هر سطر نمایانگر یک انتخاب برای اولین توپ و هر ستون نمایانگر یک انتخاب برای دومین توپ می باشد. برای اولین انتخاب، چهار توپ و برای دومین انتخاب، سه توپ در اختیار داریم. بنابراین، مجموع تعداد انتخابهای ممکن برابر است با

$$(4)(3) = 12$$

این نتیجه می تواند به صورت کلی تری نیز مطرح شود. به عنوان مثال، اگر ما چهار توپ داشته باشیم و بخواهیم سه توپ از آنها را برداریم، آنگاه چهار انتخاب برای اولین توپ، سه انتخاب برای دومین توپ و دو انتخاب برای سومین توپ خواهیم داشت که در این صورت تعداد حالات ممکنه برداشت توپ برابر است با $24 = (4)(3)(2)$ ، و در حالت کلی، اگر n توپ داشته باشیم و بخواهیم k توپ را از بین آنها

برداریم، تعداد حالات ممکنه برابر است با

$$(n)(n-1)\dots(n-k+1)$$

که به آن تعداد ترتیبهای k تایی از n شی گوئیم. اگر $n=4$ و $k=2$ آنگاه

$$(4)(3) = (4)(3)(2) = 24$$

که این نتیجه را قبلاً بدست آوردهیم. اگر $n=5$ و $k=5$ آنگاه

$$(10)(9)(8)(7)(6) = 30,240$$

اگر $n=k$ باشد، یعنی اینکه می خواهیم کلیه توپها را برداریم، که در این صورت به آن تعداد ترتیبهای n شی می گوئیم که با استفاده از فرمول قبلی برابر است با

$$(n)(n-1)\dots(n-n+1) = n!$$

به خاطر دارید که برای یک عدد صحیح مثبت n به حاصلضرب این عدد و تمامی اعداد کوچکتر از خودش اطلاق می گردد. مقدار $n!$ برای یک است و $n!$ برای اعداد منفی، تعریف نشده است. حال مسئله انتخاب توپها را در نظر بگیرید و فرض کنید زمانی در مسابقه پیروز می شوید که دو توپ درست را از بین چهار توپ انتخاب نماید. در اینصورت، خروج AB و BA هیچ تفاوتی با هم نخواهند داشت و ما این خروجی ها را خروج A و B می گوئیم. از آنجاییکه دو خروجی مسابقه قبلی یک خروجی این مسابقه محسوب می شوند، لذا تعداد حالات ممکنه برابر ۲ تقسیم می شود؛ یعنی

$$\frac{(4)(3)}{2} = 6$$

که این شش حالت می توانند به صورت زیر باشند:

$$A \text{ و } B \quad A \text{ و } C \quad A \text{ و } D \quad B \text{ و } C \quad B \text{ و } D \quad C \text{ و } D$$

حال فرض کنید که بخواهیم سه توپ را بدون الزام به رعایت ترتیب، از درون ظرف برداریم. در اینصورت، خروجیهایی که در مسابقه قبلی حضور داشتند ولی در این مسابقه یک خروجی محسوب می شوند، عبارتند از:

$$CBA \quad CAB \quad BCA \quad BAC \quad ACB \quad ABC$$

این خروجی ها، ترتیبهای سه شی هستند. به خاطر دارید که تعداد چنین ترتیبهایی برابر است با $3! = 6$. حال برای تعیین خروجیهای مجزا در این مسابقه نیاز داریم که تعداد خروجیهای قبلی را بر $3!$ تقسیم کنیم؛ بدینصورت که

$$\frac{(4)(3)(2)}{3!} = 4$$

که عبارتند از:

$$A \text{ و } B \text{ و } C \quad A \text{ و } B \text{ و } D \quad A \text{ و } C \text{ و } D \quad B \text{ و } C \text{ و } D$$

۴۰۸ هروردی بر ریاضیات ضروری

در حالت کلی، اگر n توب داشته باشیم و بخواهیم k توب را از بین آنها انتخاب کنیم بطوری که ترتیب در آن اهمیتی نداشته باشد، تعداد حالت ممکنه برابر است با

$$\frac{(n)(n-1)\dots(n-k+1)}{k!}$$

که به آن تعداد ترکیبیهای k تابی از n شی می‌گوییم و از آنجایی که

$$(n)(n-1)\dots(n-k+1) = (n)(n-1)\dots(n-k+1) \times \frac{(n-k)!}{(n-k)!} = \frac{n!}{(n-k)!}$$

لذا فرمول تعداد ترکیبیهای k تابی از n شی به صورت زیر در می‌آید:

$$\frac{n!}{k!(n-k)!}$$

با استفاده از این فرمول، تعداد ترکیبیهای سه شی برابر است با

$$\frac{8!}{2!(8-2)!} = 56$$

تئوری دو جمله‌ای، که در متون جبری ثابت شده است، بیان می‌کند که برای هر عدد صحیح غیرمنفی n و اعداد حقیقی a و b داریم

$$(a+b)^n = \sum_{k=0}^n \frac{n!}{k!(n-k)!} a^k b^{n-k}$$

از آنجایی که تعداد ترکیبیهای k تابی n شی، $a^k b^{n-k}$ در این عبارت محسوب می‌شود، لذا به آن ضریب دو جمله‌ای نیز می‌گوییم و آن را به شکل $\binom{n}{k}$ نشان می‌دهیم.

مثال A-10 نشان می‌دهیم که تعداد زیرمجموعه‌های، یک مجموعه n عنصری با احتساب مجموعه تهی برابر 2^n است. برای $0 \leq k \leq n$ ، تعداد زیرمجموعه‌های k عنصری برابر ترکیبیهای k تابی از n می‌باشد $\binom{n}{k}$ یعنی باشد و این بدین معناست که مجموع تعداد زیرمجموعه‌ها برابر است با

$$\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} 1^k 2^{n-k} = (1+1)^n = 2^n$$

تساوی دوم تا آخر از تئوری دو جمله‌ای تیجه شده است.

A-8 احتمال

شاید تا حال در موقعیتهای مختلفی نظیر درآوردن توب از طرف، کشیدن کارت از دسته کارت‌ها و پرتاب سکه، تئوری احتمالات را آزموده باشید. به کشیدن کارت، درآوردن توب و پرتاب سکه، آزمون می‌گوییم. در حالت کلی، تئوری احتمالات زمانی بکار می‌آید که یک آزمون دارای چندین خروجی مجزا از هم باشد. مجموعه همه خروجیهای ممکن به فضای نمونه یا جمعیت موسوم است. ریاضیدانان، معمولاً از لفظ "فضای نمونه" استفاده می‌کنند؛ برخلاف جامعه‌شناسان، که برای مطالعه انسانها لفظ "جمعیت" را بکار

احتمال ۴۰۹

می‌گیرند. هر زیرمجموعه از یک فضای نمونه را یک پیشامد می‌گویند و به زیرمجموعه‌هایی که شامل تنها یک عنصر باشد، پیشامد ابتدایی طلاق می‌کنیم.

مثال A-11 در آزمون انتخاب کارت از دسته کارت‌ها، فضای نمونه شامل ۵۲ کارت مختلف است. مجموعه

$$S = \{\text{شاه بیک}, \text{شاه گشته}, \text{شاه خشت}, \text{شاه دل}\}$$

یک پیشامد است و مجموعه

$$E = \{\text{شاه دل}\}$$

یک پیشامد ابتدایی است. ۵۲ پیشامد ابتدایی در این فضای نمونه وجود دارد.

منتظر از یک پیشامد (زیرمجموعه) این است که یکی از عناصر زیرمجموعه، خروجی آزمون می‌باشد. در مثال A-11، منتظر از پیشامد S این است که کارت کشیده شده یکی از چهار نوع شاه باشد و منتظر از پیشامد ابتدایی E این است که کارت کشیده شده «شاه دل» می‌باشد.

هر پیشامد، با یک عدد حقیقی موسوم به احتمال پیشامد مشخص می‌شود. در زیر یک تعریف کلی از احتمال را با یک فضای نمونه محدود آورده‌ایم.

تعریف فرض کنید یک فضای نمونه شامل n خروجی مجزا به صورت زیر داریم:

$$\{e_1, e_2, \dots, e_n\} = \text{فضای نمونه}$$

تابعی که یک عدد حقیقی $P(e)$ را به پیشامد S نسبت دهد، تابع احتمال نامیده می‌شود اگر دارای شرایط زیر باشد:

$$0 \leq P(e_i) \leq 1 \quad -1$$

$$P(e_1) + P(e_2) + \dots + P(e_n) = 1 \quad -2$$

-۳- برای هر پیشامد S که یک پیشامد ابتدایی نیست، $P(S)$ برابر مجموع احتمالات پیشامدهای ابتدایی است که خروجی‌های آنها در S وجود دارد. برای مثال، اگر

$$S = \{e_1, e_2, e_7\}$$

$$P(S) = P(e_1) + P(e_2) + P(e_7)$$

فضای نمونه همراه با تابع P را فضای احتمال گوییم.

از آنجاییکه احتمال را به عنوان تابعی از یک مجموعه تعریف نمودیم، لذا به جای $(e_i) = P$ ، وقتی که e_i یک پیشامد ابتدایی است باید بتویسیم $\{e_i\} = P$. ما برای حفظ هماهنگی، این کار را انجام نمی‌دهیم و به همین ترتیب، برای احتمال یک پیشامد غیرابتدایی نیز از آکولاد استفاده نمی‌کنیم. به عنوان مثال، برای

$$P\{e_1, e_2, e_7\} \text{ می‌نویسیم}$$

ساده‌ترین روش برای انتساب احتمالات، استفاده از اصل یکنواختی است. این اصل بیان می‌کند که اگر هیچ دلیلی برای ترجیح دادن یک خروجی به دیگری نباشد، خروجی‌ها بایستی با یک احتمال در نظر گرفته شوند. براساس این قانون، هنگامی که n خروجی مجزا وجود داشته باشد، احتمال هر یک از آنها نسبت $\frac{1}{n}$ خواهد بود.

مثال A-۱۲ فرض کنید چهار توب علامت دار A, B, C, D در یک ظرف وجود دارد که می‌خواهیم یکی از آنها را برداریم. فضای نمونه برابر است با $\{A, B, C, D\}$ و براساس اصل یکنواختی

$$P(A) = P(B) = P(C) = P(D) = \frac{1}{4}$$

پیشامد $\{A, B\}$ ، به این معناست که توب A یا توب B برداشته می‌شود که در این صورت احتمال آن برابر است با

$$P(A, B) = P(A) + P(B) = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} = \frac{1}{2}$$

مثال A-۱۳ فرض کنید آزمون کشیدن کارت از دسته کارت‌ها در حال انجام است. از آنجاییکه ۵۲ کارت وجود دارد، براساس اصل یکنواختی، احتمال هر کارت برابر $\frac{1}{52}$ است. برای مثال،

$$P = \frac{1}{52} \text{ (شاه دل)}$$

پیشامد $\{\text{شاه گشنبیز}, \text{شاه خشت}, \text{شاه پیک}, \text{شاه دل}\} = S$ ، به این معناست که کارت کشیده شده، شاه است که در این صورت احتمال آن برابر است با

$$\begin{aligned} P(S) &= P(\text{شاه گشنبیز}) + P(\text{شاه خشت}) + P(\text{شاه پیک}) + P(\text{شاه دل}) \\ &= \frac{1}{52} + \frac{1}{52} + \frac{1}{52} + \frac{1}{52} = \frac{1}{13} \end{aligned}$$

گاهی اوقات می‌توانیم با استفاده از فرمولهای ترتیب و ترکیب، احتمالات را محاسبه کنیم. مثال زیر چگونگی انجام این کار را نشان می‌دهد.

مثال A-۱۴ فرض کنید پنج توب علامت دار A, B, C, D, E درون ظرفی قرار دارند و آزمون ما، درآوردن سه توب از درون ظرف است بدون آنکه ترتیب آنها اهمیتی داشته باشد. می‌خواهیم $P(A, B, C)$ را محاسبه کنیم. می‌دانیم که "C" و "B" و "A"، درآوردن تریهای A و B و C یا هر ترتیب است. برای تعیین احتمال با استفاده از اصل یکنواختی، لازم است که تعداد خروجیهای مجزا محاسبه شود. در این صورت بایستی تعداد ترکیبیهای سه تایی از پنج عنصر را محاسبه نماییم. با استفاده از فرمول یخش قیل داریم:

$$\frac{5!}{3!(5-3)!} = 10$$

بنابراین براساس اصل یکنواختی،

$$P(A, B, C) = \frac{1}{10}$$

که دقیقاً مشابه احتمالات نه خروجی دیگر می‌باشد.

اغلب، دانشجویانی که علاقه چندانی به مطالعه احتمالات ندارند فکر می‌کنند که بحث احتمالات به سادگی مقوله تسبیت و تناسب است. حتی در این بخش ممکن است احتمالات نیز چنین نیست. در واقع، مهم‌ترین کاربردهای احتمالات هیچ ساختی با مقوله تناسب ندارند. برای روشن شدن موضوع به دو مثال زیر توجه نمایید.

یک مثال کلاسیک از احتمالات، مسئله پرتاب سکه است. از آنجاییکه ماهیت سکه به گونه‌ای است که اصل یکتوختی در آن رعایت می‌شود، بنابراین،

$$P = P(\text{پشت}) = P(\text{رو}) = \frac{1}{2}$$

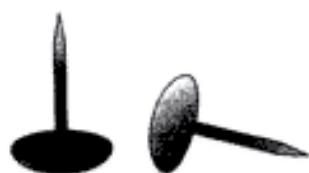
همچنین می‌توانیم مسئله پرتاب پونز را مطرح کنیم. پونز، همانند سکه، می‌تواند به دو حالت بر زمین قرار بگیرد. یکی روی سرپونز و دیگری لبه آن. این دو حالت در شکل A-۴ مشخص شده است. با استفاده از سکه، به دو حالت "پشت" و "رو" دست می‌بایم؛ در حالیکه براساس ماهیت فیزیکی پونز هیچ دلیلی برای استفاده از اصل یکتوختی وجود ندارد. پس چطور می‌توانیم احتمالاتی را به آن نسبت دهیم؟ در حالت پرتاب سکه، وقتی می‌گوییم $\frac{1}{2} = P(\text{رو})$ ، یعنی فرض می‌کنیم که اگر سکه را ۱۰۰۰ مرتبه پرتاب کنیم، حدود ۵۰۰ مرتبه بر "رو"ی سکه قرار می‌گیرد. در واقع، اگر تنها ۱۰۰ مرتبه بر "رو" قرار بگیرد، نتیجه می‌گیریم که سکه از نظر وزنی استانداره نبوده و احتمال آن $\frac{1}{3}$ نیست. این شیوه انجام مکرر یک آزمایش مشابه، یک روش تقریباً واقعی محاسبه یک احتمال را به ما نشان می‌دهد؛ بدینصورت که اگر ما آزمونی را چندین مرتبه تکرار کنیم، می‌توانیم مطمئن شویم که احتمال یک خروجی در حدود تعداد دفعاتی است که به طور واقعی رخ داده است. به عنان مثال، دانشجویی یک پونز را ۱۰۰۰ مرتبه پرتاب کرده است که از این تعداد ۳۷۶۱ مرتبه بر "رو" قرار گرفته است. در اینصورت برای پونز داریم

$$P = P(\text{پشت}) = P(\text{رو}) = \frac{3761}{10000} = 0.3761$$

مشاهده می‌کنیم که لزومی ندارد احتمالات دو پیشامد یکسان شود. البته مجموع این احتمالات، همچنان برابر یک می‌باشد. این روش تعیین احتمالات به روش تکرار نسبی موسوم است. هنگامی که با این روش احتمالاتی را محاسبه می‌کنیم، بایستی از نماد \approx استفاده نماییم زیرا نمی‌توانیم مطمئن باشیم که تکرار نسبی، دقیقاً معادل با احتمال موردنظر باشد. برای مثال، فرض کنید دو توب علامت دار A و B در ظرفی قرار دارد و ما آزمون برداشتن توب را ۱۰۰۰ مرتبه تکرار می‌کنیم. نمی‌توانیم مطمئن باشیم که توب A را دقیقاً ۵۰۰۰ مرتبه برداشته‌ایم. ممکن است این امر، تنها ۴۹۶۷ مرتبه اتفاق افتاده باشد. لذا با استفاده از

اصل یکتوختی می‌نویسیم $0.5 = P(A)$ و با

استفاده از روش تکرار نسبی داریم $P(A) \approx 0.4967$. روش تکرار نسبی، تنها به آزمایش دو حالت ممکنه محدود نمی‌شود. برای مثال، اگر یک مکعب ناقص شش وجهی داشته باشیم، احتمالات شش پیشامد ابتدایی می‌تواند



شکل A-۴ نحوه قرار گرفتن پونز در آزمون.

٤١٢ دروسی بر ریاضیات ضروری

با هم متفاوت باشد. به هر حال، هنوز هم مجموع احتمالات برابر یک است. مثال زیر، این وضعیت را نشان می‌دهد.

مثال A-۱۵ فرض کنید یک معکب نافض شش وجهی داریم و در ۱۰۰۰ پرتاب تعیین نموده‌ایم که هر یک از شش وجه چند مرتبه ظاهر شده‌اند که به صورت زیر می‌باشد:

وجه	تعداد دقعات
۱	۲۰۰
۲	۱۵۰
۳	۱۰۰
۴	۲۵۰
۵	۱۲۰
۶	۱۸۰

دراینصورت

$$P(1) \approx 0/2$$

$$P(2) \approx 0/15$$

$$P(3) \approx 0/1$$

$$P(4) \approx 0/25$$

$$P(5) \approx 0/12$$

$$P(6) \approx 0/18$$

با توجه به شرط ۳ در تعریف فضای احتمال داریم:

$$P(2, 3) = P(2) + P(3) \approx 0/15 + 0/1 = 0/25$$

این مقدار احتمال ظهور دو وجه ۲ یا ۳ را در پرتاب مکعب مشخص می‌کند.

شما می‌توانید برای آشنایی بیشتر با فلسفه احتمالات به کتاب Fine (۱۹۷۳)، برای مطالعه دقیق روش نکرار نسبی احتمال به کتاب Neapolitan (۱۹۹۲)، به منظور شناخت اصل یکنواختی به کتاب Neapolitan (۱۹۴۸) و برای کشف تضادهای حاصله از بکارگیری اصل یکنواختی به کتاب keyne (۱۹۹۰) مراجعه نمائید.

A-۸-۱ ارقام تصادفی

اگرچه به راحتی از عبارت "تصادفی" در مکالمات روزمره استفاده می‌کنیم ولی تعریف آن کمی مشکل به نظر می‌رسد. فرآیند تولید تصادفی، دارای دو ویژگی عمده زیر است: اول اینکه، این فرآیند بایستی

قابلیت تولید یک رشته طولانی و دلخواه را از خروجی موردنظر داشته باشد. به عنوان مثال، فرآیند تکرار پرتاب سکه می‌تواند به هر تعداد دلخواهی سکه را پرتاب نماید که در اینصورت خروجی آن می‌تواند "پشت" یا "رو" باشد. دوم آنکه، نتایج و خروجی‌ها باید غیرقابل پیش‌بینی باشند. معنای "غیرقابل پیش‌بینی"، هرچه که باشد، تا حدودی مبهم است و بنظر می‌رسد که درست در جای شروع ایستاده‌ایم زیرا به راحتی عبارت "تصادفی" را با عبارت "غیرقابل پیش‌بینی" جایگزین کرده‌ایم.

در اوایل قرن بیستم، ریچارد وُن مایسز، تعریفی از تصادفی‌ها ارائه نمود. وی گفت: «فرآیندی غیرقابل پیش‌بینی که اجازه ندهد هیچ استراتژی شرط‌بندی پیروز شود.» به عنوان مثال، فرض کنید که ما تصمیم گرفته‌ایم در پرتاپ مکرر سکه، بر طرف «رو»ی سکه شرط‌بندی کنیم. همه ما می‌دانیم که هرگز نمی‌توانیم با یک پرتاپ، شانس بردمان را نسبت به پرتاپ قبلی افزایش دهیم. اگر به واقع نتوانیم با شرط‌بندی روی یک وجه معین شانس بردن خود را افزایش دهیم، آنگاه پرتاپ مکرر سکه، یک فرآیند تصادفی خواهد بود. این تعریف مایسز می‌تواند ما را به تعریف بهتری از تصادفی‌ها رهمنمون شود. یک فرآیند قابل پیش‌بینی یا غیرصادفی، این امکان را منع کرده که یک استراتژی شرط‌بندی موفقی داشته باشیم. با این وجود، تعریف مایسز قادر نیست که یک تعریف ریاضی ارائه کند. آندره کلموگرف توانست با مفهوم رشته‌های قابل فشرده‌سازی، این کار را انجام دهد. به طور خلاصه، یک رشته متناهی را قابل فشرده‌سازی گوییم اگر بتوان با تعداد ستهای کمتر از هر عنصر موجود در رشته، آن را کدگذاری نمود. به این مثال،

1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20

که به طور ساده ۱۶ تکرار از "۱۰" است می‌تواند به صورت زیر نشان داده شود:

191.

از آنجاییکه این رشته، از تعداد بیتها کمتری نسبت به رشته اصلی تشكلی شده است، لذا رشته اصلی را «قابل فشرده سازی» می گوئیم. یک رشته متناهی که قابل فشرده سازی نباشد به یک رشته تصادفی موسوم است. برای مثال، رشته

100111010001011101

یک رشته تصادفی است زیرا هیچ الگوی خاصی در این رشته یافت نمی‌شود. به عبارتی، نمی‌توانیم شکل نمایشی کاراتری برای این رشته پیدا نمود.

براساس فرضیه کلموگرف، یک فرآیند تصادفی، فرآیندی است که یک رشته تصادفی را به اندازه دلخواه تولید کند. یعنوان مثال، فرض کنید که سکه‌ای را چند بار پرتاب می‌کنیم، روی سکه را با ۱ و پشت آن را با ۰ مشخص کرد: این پس از شش پرتاب سکه، رشته زیر بدست می‌آید:

101010

مثال A-16 فرض کنید ظرفی شامل یک توب سیاه و یک توب سفید داریم. مکرراً توبی را پرداخته و دوباره به ظرف

بر می‌گردانیم. این فرآیند تصادفی، یک فضای احتمال به صورت زیر تعیین می‌کند:

$$P(\text{سياه}) = P(\text{سفید}) = +/\pm$$

۴۱۴ هرگزی بر ریاضیات ضروری

مثال A-۱۷ پرتاپ مکرر یک مکعب ناقص شش وجهی در مثال A-۱۵، یک فرآیند تصادفی است که فضای احتمال زیر را مشخص می‌کند:

$$P(1) \approx 0/2$$

$$P(2) \approx 0/15$$

$$P(3) \approx 0/1$$

$$P(4) \approx 0/25$$

$$P(5) \approx 0/12$$

$$P(6) \approx 0/18$$

اگرچه نظریه ۲۰ مایسز، امروزه کاربرد چندانی ندارد، اما دیدگاهش در زمان ارائه آن، یعنی اوایل قرن بیستم، بسیار تازه و نو بود. بزرگترین مخالف او، پروفسور کی مارب، عقیده داشت که طبیعت، رخدادها را در یک حافظه ثبت می‌کند. براساس این نظریه، اگر در ۱۵ پرتاپ مکرر یک سکه سالم (که احتمال آمدن طرف "رو" ی سکه برابر ۵/۰ است)، سکه فقط به طرف پشت بر زمین بنشیند، آنگاه احتمال اینکه در پرتاپ بعدی، سکه به طرف "رو" قرار بگیرد افزایش می‌یابد، زیرا طبیعت تمامی دفعاتی که سکه به پشت بر زمین نشسته است را جبران خواهد کرد. اگر این تئوری درست باشد، ما می‌توانستیم بعد از هر بار پرتاپ سکه و نشتن آن به طرف "پشت" با شرط‌بندی بر طرف "رو" ی سکه، شانس پیروزی خود را افزایش دهیم. ایورسون ای آن، آزمایشانی را درباره نظریات مایسز و کلموگروف انجام داد. آزمایشات او به طور مشخص نشان می‌داد که سکه‌های پرتاپ شده و توپهای بیرون آمده از ظرف، رشته‌هایی تصادفی هستند.

تئوری اصلی ۲۰ مایسز، در کتاب وی (۱۹۱۹) مطرح شده است و در کتابی که در سال ۱۹۷۵ به چاپ رسانیده، مفصل‌آ در مورد آن بحث نموده است. برای آشنایی با بحث رشته‌های قابل فشرده‌سازی و رشته‌های تصادفی به کتاب Lambalgen (۱۹۸۷) و به منظور شناخت فرآیند تصادفی و نحوه تولید یک رشته تصادفی به کتاب Neapolitan (۱۹۹۲) و Lambalgen (۱۹۸۷) مراجعه نمایید.

تمرینات**A-۱ بخش**

۱- هر یک از مقادیر زیر را تعیین کنید.

۱ - ۳۶/۹۲۶	(d)	۱ ۲/۸۱	(a)
۱ ۵/۲ - ۴/۷	(e)	۱ - ۱۰/۴۲	(b)
۱ ۲۶	(f)	۱ ۴/۲۶	(c)

تمرینات ۴۱۵

۲- نشان دهید که $\lfloor -1-n \rfloor = -\lfloor 1+n \rfloor$ است.

۳- نشان دهید که برای هر عدد حقیقی x

$$\lfloor 2x \rfloor = \lfloor x \rfloor + \lfloor x + \frac{1}{2} \rfloor$$

۴- نشان دهید که برای هر عدد صحیح $a > 0$ و $b > 0$

$$\lfloor \frac{\lfloor n/a \rfloor}{b} \rfloor = \lfloor \frac{n}{ab} \rfloor \quad (b) \quad \lfloor \frac{n}{2} \rfloor + \lfloor \frac{n}{2} \rfloor = n \quad (a)$$

۵- هر یک از حاصل جمعهای زیر را با استفاده از نماد Σ بنویسید.

$$2 + 4 + 6 + \dots + 2(100) \quad (a)$$

$$2 + 4 + 6 + \dots + 2(n-1) + 2(n) \quad (b)$$

$$3 + 12 + 27 + \dots + 12n \quad (c)$$

۶- هر یک از حاصل جمعهای زیر را ارزیابی کنید.

$$\sum_{i=1}^{\Delta} (2i+4) \quad (a)$$

$$\sum_{i=1}^{15} (i^2 + 4i) \quad (b)$$

$$\sum_{i=1}^{10} \left(\frac{i}{i+1} - \frac{i-1}{i} \right) \quad (c)$$

$$\text{هرگاه } n=4 \text{ باشد.} \quad \sum_{i=1}^{\Delta} (2^i n^{\Delta-i}) \quad (d)$$

$$\sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^i (j+\Delta) \quad (e)$$

A-۲ بخش

۷- نمودار توابع زیر را رسم نموده، دامنه و برد هر یک از آنها را مشخص نماید.

$$f(x) = \sqrt{x-4} \quad (a)$$

$$f(x) = (x-2)/(x+5) \quad (b)$$

$$f(x) = \lfloor x \rfloor \quad (c)$$

$$f(x) = \lceil x \rceil \quad (d)$$

A-۳ بخش

۸- با استفاده از استقراء ریاضی نشان دهید که برای هر عدد صحیح $n > 0$

$$\sum_{k=1}^n k(k!) = (n+1)! - 1$$

۹- با استفاده از استقراء ریاضی نشان دهید که برای هر عدد صحیح n مقدار n^{-n} زوج خواهد بود.

۴۱۶ هروردی بر ریاضیات ضروری

۱۰- با استفاده از استقراء ریاضی نشان دهد که برای هر عدد صحیح $n > 4$

$$3^n > n^2$$

۱۱- با استفاده از استقراء ریاضی نشان دهد که برای هر عدد صحیح $n > 0$

$$\left(\sum_{i=1}^n i \right)^2 = \sum_{i=1}^n i^2$$

بخش A-۴

۱۲- ثابت کنید که اگر a و b هر دو عددی صحیح و فرد باشند، یک عدد صحیح زوج خواهد بود.
آیا عکس این مطلب نیز درست است؟۱۳- ثابت کنید که $a+b$ یک عدد صحیح فرد است اگر و تنها اگر هر دو از اعداد صحیح زوج یا هر دو از اعداد صحیح فرد نباشند.

بخش A-۵

۱۴- هر یک از مقادیر زیر را تعیین کنید.

- | | | | | | |
|---------------------|-----|--------------------|-----|--------------|-----|
| $\log(16 \times 8)$ | (g) | $\lg \frac{1}{16}$ | (d) | $\log 1000$ | (a) |
| $\log(1000/10000)$ | (h) | $\log_5 125$ | (e) | $\log 10000$ | (b) |
| $\lg 125$ | (i) | $\log 23$ | (f) | $\log_7 64$ | (c) |

۱۵- نمودار تابع $y = 3^x$ را در یک سیستم مختصات نمایش دهد.۱۶- به ازاء چه مقادیری از x نامساویهای زیر برقرار است؟

$$x^2 + 6x + 12 > 8x + 20 \quad (a)$$

$$x > 500 \cdot \lg x \quad (b)$$

۱۷- نشان دهد که تابع $f(x) = 2^{\lg x}$ یک تابع نمایی نیست.۱۸- نشان دهد که برای هر عدد صحیح مثبت n

$$\lfloor \lg n \rfloor + 1 = \lceil \lg(n+1) \rceil$$

۱۹- با استفاده از مقدار تقریبی Stirling برای $n!$ که در زیر آمده است، یک فرمول برای $\lg(n!)$ پیدا کنید.

$$n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \quad (\text{برای مقادیر نسبتاً بزرگ } n)$$

بخش A-۶

۲۰- با فرض $\{2, 4, 6, 8, 10, 12\} = U$ (مجموعه جهانی)، $\{2, 4, 5\} = S$ و $\{2, 6, 8, 10\} = T$ ، عناصر
هر یک از مجموعه‌های زیر را تعیین کنید:

- | | | | |
|--------------------------------------|-----|------------|-----|
| $T - S$ | (d) | $S \cup T$ | (a) |
| $((S \cap T) \cup S)$ | (e) | $S \cap T$ | (b) |
| $(S \cup T) - S$ (بخوانید مکمل S) | (f) | $S - T$ | (c) |

تمرینات ۴۱۷

۲۱- نشان دهید که هر مجموعه n عنصری S دارای 2^n است.

۲۲- با فرض این که $|S|$ نمایانگر تعداد عناصر مجموعه S است، صحت عبارت زیر را بررسی کنید.

$$|S \cup T| = |S| + |T| - |S \cap T|$$

۲۳- دو مجموعه S و T به شرط $T \subset S$ مفروض است. نشان دهید که

$$S \cap T = S \quad (b) \qquad S \cup T = T \quad (a)$$

۲۴- تعداد ترتیبهاي شش تایی از ۱۰ شی را تعیین کنید.

۲۵- تعداد ترکیبهاي شش تایی از ۱۰ شی را تعیین کنید.

۲۶- با استفاده از استقراء ریاضی، تئوری دو جمله‌ای که در بخش A-۷ ارائه شده است را ثابت کنید.

۲۷- نشان دهید که

$$\left[\begin{matrix} n \\ 2 \end{matrix} \right] = 2 \left[\begin{matrix} n \\ 2 \end{matrix} \right] + n^2$$

۲۸- فرض کنید k_1 شی از اولین نوع، k_2 شی از دومین نوع، ... و k_m شی از m این نوع وجود دارد که در آن $k_1 + k_2 + \dots + k_m = n$ است. نشان دهید که تعداد ترتیبهاي مجزا از n شی برابر است با

$$\frac{n!}{(k_1!)(k_2!)\dots(k_m!)}$$

۲۹- نشان دهید که تعداد حالتهاي توزیع n شی مشخص به m گروه مجزا برابر است با

$$\left[\begin{matrix} n+m-1 \\ n \end{matrix} \right] = \left[\begin{matrix} n+m-1 \\ m-h \end{matrix} \right]$$

۳۰- صحت تساوی زیر را بررسی کنید.

$$\left[\begin{matrix} n \\ k+1 \end{matrix} \right] = \frac{n-k}{k+1} \left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \right]$$

A-۸

۳۱- فرض کنید که با یک مکعب شش وجهی کامل شماره دار، مسابقه‌ای ترتیب داده ایم بدینصورت که هر شخص به مقدار شماره‌ای که آورده است پول دریافت می‌کند؛ به استثنای هنگامی که پنج با شش بیاورد که در اینصورت بایستی ۵ دلار یا ۶ دلار بپردازد. با فرض این که بازی ۱۰۰ بار تکرار می‌شود، مقدار پولی که بازیکن از دست خواهد داد و مقدار پولی که بدست خواهد آورد را با تئوری احتمالات محاسبه کنید.

ضمیمه B

حل معادلات بازگشتی

تحلیل الگوریتم های بازگشتی، به اندازه الگوریتم های تکرار واضح و روشن نمی باشد. برای نمایش پیچیدگی یک الگوریتم بازگشتی با استفاده از معادله بازگشتی، مشکل وجود ندارد؛ مگر اینکه معادلات بازگشتی بایستی حل شوند تا پیچیدگی زمانی تعیین گردد. در اینجا روش هایی را برای حل معادلات بازگشتی مورد بحث قرار خواهیم داد و نیز از روش هایی صحبت خواهیم کرد که نحوه بکارگیری راه حلها در تحلیل الگوریتم بازگشتی را تشرییح می کند.

B-1 حل معادلات بازگشتی به روش استقراء

در ضمیمه A، روش استقراء مورد بررسی قرار گرفت. در اینجا توضیح خواهیم داد که چگونه می توان از این روش برای تحلیل برخی الگوریتم های بازگشتی استفاده نمود. برای شروع، الگوریتمی را در نظر می گیریم که مقدار $n!$ را محاسبه می نماید.

الگوریتم B-1 فاکتوریل

مسئله: مقدار $(1)(2)(3)\dots(n-1)n!$ را تعیین کنید هرگاه $n \geq 1$ باشد.

$$0! = 1$$

وروودی: یک عدد صحیح غیر منفی n .

خروجی: $n!$

```
int fact (int n)
{
    if (n == 0)
        return 1;
    else
        return n * fact(n - 1);
}
```

برای مشخص شدن کارایی این الگوریتم کافی است تعیین کنیم که این تابع به چند تعداد دستور العمل ضرب را به ازاء مقادیر مختلف n انجام می دهد. اگر $T(n)$ را به عنوان تعداد ضربهای انجام شده برای مقدار معین n در نظر بگیریم، رابطه زیر برقرار می شود:

۴۱۹ حل معادلات بازگشتی به روش اعتراف.

$$t_n = t_{n-1} + 1$$

ضرب در سطح بالا تعداد ضربها در
فرآخوانی های بازگشتی

به چنین معادلاتی، معادلات بازگشتی گویند زیرا مقدار تابع به ازاء n به مقدار تابع به ازاء مقادیر کوچکتری از n بستگی دارد. در این توابع، نقطه شروعی به نام وضعیت ابتدایی وجود دارد. در این الگوریتم، زمانی که $n=0$ است، هیچ ضریب انجام نمی شود. بدین ترتیب، وضعیت ابتدایی برابر است با

$$t_0 = 0$$

من توان t_n را برای مقادیر بزرگتری از n نیز محاسبه نمود. به موارد زیر توجه کنید:

$$t_1 = t_{1-1} + 1 = t_0 + 1 = 0 + 1 = 1$$

$$t_2 = t_{2-1} + 1 = t_1 + 1 = 1 + 1 = 2$$

$$t_3 = t_{3-1} + 1 = t_2 + 1 = 2 + 1 = 3$$

با ادامه این روند، مقادیر بیشتری از t_n بدست می آید. ولی با این روش نمی توان بدون نقطه شروع صفر، مقدار t_n را محاسبه نمود. لازم است که برای t_n ، اصطلاح مناسبی را در نظر بگیریم. چنین عباراتی، جواب معادله بازگشتی نامیده می شوند. لازم به ذکر است که با روش استقراء نمی توان جوابها را مشخص کرد بلکه این روش فقط می تواند صحت و سقم جواب را مورد بررسی قرار دهد. (روش استقراء ساختاری)، که در بخش ۸-۵-۴ توضیح داده شد، می تواند در یافتن جواب نیز مورد استفاده قرار گیرد. با ارزیابی تعدادی از مقادیر اولیه می توان راه حلی را برای معادله بازگشتی پیشنهاد نمود. یک ارزیابی از مقادیر فوق، ما را به این نتیجه می رساند که $t_n = n$ ، یک جواب است. حال می توانیم با استفاده از روش استقراء، صحت یا سقم آنرا بررسی کنیم.

پایه استقراء: برای $n=0$ داریم $t_0 = 0$.

فرض استقراء: فرض می کنیم که برای هر عدد صحیح مثبت n داریم $t_n = n$.

گام استقراء: بایستی نشان دهیم که $t_{n+1} = n+1$.

اگر عبارت $n+1$ را در معادله قرار دهیم، خواهیم داشت.

$$t_{n+1} = t_{(n+1)-1} + 1 = t_n + 1 = n + 1$$

تحلیل یک الگوریتم بازگشتی شامل دو مرحله است: تعیین بازگشت و حل معادله بازگشت. در این ضمیمه سعی می کنیم به تشریح چگونگی حل معادلات بازگشتی بپردازیم. تعیین بازگشت برای الگوریتم های بازگشتی را بعداً بررسی خواهیم کرد. لذا در اینجا از الگوریتم ها بحث به میان نمی آید. حال، به چند مثال در مورد حل معادلات بازگشتی با استفاده از روش استقراء توجه کنید:

مثال B-1 بازگشت زیر را در نظر بگیرید:

$t_n = t_{n/2} + 1$	n توانی از ۲ است
---------------------	--------------------

$$t_1 = 1$$

۴۲۰ حل معادلات بازگشتی

چند مقدار اولیه عبارتند از:

$$t_2 = t_{2/2} + 1 = t_1 + 1 = 1 + 1 = 2$$

$$t_4 = t_{4/2} + 1 = t_2 + 1 = 2 + 1 = 3$$

$$t_8 = t_{8/2} + 1 = t_4 + 1 = 3 + 1 = 4$$

$$t_{16} = t_{16/2} + 1 = t_8 + 1 = 4 + 1 = 5$$

به نظر می رسد که

$$t_n = \lg n + 1$$

با استفاده از روش استقراء، صحت مسئله فوق ثابت می شود

$$t_1 = 1 = \lg 1 + 1 \text{ داریم}$$

فرض استقراء: فرض کنید به ازاء هر عدد دلخواه $n > 1$ که n توانی از ۲ است، داریمگام استقراء: از آنجاییکه بازگشت تنها برای توانی از ۲ است، مقدار بعدی که برای n در نظر گرفته می شود

$$t_{2n} = \lg(2n) + 1$$

اگر عبارت $2n$ را در معادله قرار دهیم، خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} t_{2n} &= t(2n/2) + 1 = t_n + 1 = \lg n + 1 + 1 \\ &= \lg n + \lg 2 + 1 \\ &= \lg(2n) + 1 \end{aligned}$$

B-۲ مثال

بازگشت زیر را در نظر بگیرید.

$$\begin{aligned} t_n &= \sqrt{t_{n/2}} \quad n \text{ توانی از } 2 \text{ است} \\ t_1 &= 1 \end{aligned}$$

تعدادی از مقادیر اولیه عبارتند از:

$$t_2 = \sqrt{t_{2/2}} = \sqrt{t_1} = \sqrt{1}$$

$$t_4 = \sqrt{t_{4/2}} = \sqrt{t_2} = \sqrt{\sqrt{1}}$$

$$t_8 = \sqrt{t_{8/2}} = \sqrt{t_4} = \sqrt{\sqrt{\sqrt{1}}}$$

$$t_{16} = \sqrt{t_{16/2}} = \sqrt{t_8} = \sqrt{\sqrt{\sqrt{\sqrt{1}}}}$$

به نظر می رسد که

$$t_n = \sqrt{\lg n}$$

برای اثبات درستی این عبارت، از روش استقراء استفاده می کنیم.

۴۲۱ حل معادلات بازگشتی با استفاده از معادله شاخص

پایه استقراء: برای $n=1$ داریم $t_1 = 1 = v^* = \sqrt{\lg 1}$
 فرض استقراء: فرض کنید که به ازاء هر عدد $n > 0$ ، که n توانی از ۲ است داریم $t_n = \sqrt{\lg n}$
 گام استقراء: بایستی نشان دهیم که $t_{2n} = \sqrt{\lg (2n)}$
 اگر عبارت $2n$ را در معادله بازگشتی قرار دهیم، خواهیم داشت:

$$t_{2n} = \sqrt{t(2n)/2} = \sqrt{t_n} = \sqrt{\sqrt{\lg n}} = \sqrt{\lg 2 + \lg n} = \sqrt{\lg (2n)}$$

 که با این نتیجه اثبات استقراء کامل می شود و در نهایت از آنجائی که $\lg n = n^{\lg 2}$ ، لذا جواب معادله بازگشتی به صورت زیر است:

$$t_n = n^{\lg 2} \approx n^{2/1}$$
مثال B-۳ معادله بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$\begin{aligned} t_n &= 2t_{n/2} + n - 1 \\ t_1 &= 0 \end{aligned}$$

تعدادی از مقادیر اولیه عبارتند از:

$$\begin{aligned} t_2 &= 2t_1/2 + 2 - 1 = 2t_1 + 1 = 1 \\ t_4 &= 2t_2/2 + 4 - 1 = 2t_2 + 3 = 5 \\ t_8 &= 2t_4/2 + 8 - 1 = 2t_4 + 7 = 17 \\ t_{16} &= 2t_8/2 + 16 - 1 = 2t_8 + 15 = 49 \end{aligned}$$

در این مورد جواب پیشنهادی روشنی وجود ندارد که به وسیله این مقادیر مورد بررسی قرار گیرد. همانطور که اشاره شد، روش استقراء فقط برای بررسی صحت یا سقم جواب بکار می رود و به علت عدم وجود جواب نمی توان از روش مطرح شده استفاده نمود.

B-۲ حل معادلات بازگشتی با استفاده از معادله شاخص

روش ارائه شده در این بحث، برای تعیین جواب بسیاری از معادلات بازگشتی مورد استفاده قرار می گیرد.

B-۲-۱ معادله بازگشتی خطی همکن

تعریف یک معادله بازگشتی به شکل $a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = 0$ که در آن a_i عناصر مقادیری ثابت هستند، معادله بازگشتی خطی همگن با ضرایب ثابت نامیده می شود.

۴۲۲ نک معادلات بازگشتی

عملت "خطی" بودن معادله این است که هر عنصر t_i فقط با توان مشخص می شود. به همین دلیل، عناصری نظیر t_{n-i} و غیره در آن وجود ندارند. همچنین عنصری نظیر $t_{(n-i)}$ که در آن i یک مقدار ثابت غیر از یک است، یافت نمی شود. یعنوان مثال، عناصری نظیر $t_{n/2}$ و $t_{(n-2)/2}$ و غیره در آن وجود ندارند و از آنجاییکه ترکیب خطی عبارت برابر صفر است، به آن "همگن" یا یکسان گویند.

مثال B-۴ در نمونه زیر چند معادله بازگشتی خطی همگن با ضرب ثابت را نشان می دهیم،

$$\begin{aligned} 7t_n - 2t_{n-1} &= 0 \\ 6t_n - 5t_{n-1} + 8t_{n-2} &= 0 \\ 8t_n - 4t_{n-2} &= 0 \end{aligned}$$

مثال B-۵ دنباله فیبوناچی، که در بخش ۱-۲-۲ معرفی شده است، به صورت زیر تعریف می شود:

$$\begin{aligned} t_n &= t_{n-1} + t_{n-2} \\ t_0 &= 0 \\ t_1 &= 1 \end{aligned}$$

اگر از دو طرف معادله عبارت $t_n - t_{n-2}$ را کم کنیم، عبارت $t_n - t_{n-1} - t_{n-2} = 0$ بدست می آید و میبین این است که دنباله فیبوناچی به وسیله یک معادله بازگشتی خطی همگن تعریف می شود.

در ادامه، نشان می دهیم که چگونه می توان یک معادله بازگشتی خطی همگن را حل نمود.

مثال B-۶ معادله بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$\begin{aligned} t_n - 5t_{n-1} + 6t_{n-2} &= 0 \\ t_0 &= 0 \\ t_1 &= 1 \end{aligned}$$

توجه داشته باشید که اگر بجای t_n عبارت r^n را قرار دهیم، آنگاه خواهیم داشت:

$$t_n - 5t_{n-1} + 6t_{n-2} = r^n - 5r^{n-1} + 6r^{n-2}$$

بنابراین، جواب معادله برابر است با $r^n = 0$ ، اگر ۳ ریشه معادله زیر باشد:

$$r^n - 5r^{n-1} + 6r^{n-2} = 0$$

از آنجاییکه $r^n - 5r^{n-1} + 6r^{n-2} = 0$ است، لذا یکی از ریشه ها برابر صفر و بقیه، ریشه های معادله $r^2 - 5r + 6 = 0$ هستند. با استفاده از روش تجزیه، دو ریشه $r_1 = 2$ و $r_2 = 3$ بدست می آیند. بنابراین،

$$t_n = 0, \quad t_n = 2^n, \quad t_n = 3^n$$

حل معادلات بازگشتی با استفاده از معادله شانس ۴۲۳

جوابهای بالا، جوابهای معادله بازگشتی هستند. اگر در سمت چپ معادله، عبارت t_n^n را جایگزین کنیم،

$$\begin{matrix} & 3^n-1 & 3^n \\ \downarrow & \downarrow & \downarrow \\ t_n - 5t_{n-1} + 6t_{n-2} \end{matrix}$$

آنگاه عبارت زیر حاصل می شود:

$$3^n = 3^n - 5(3^{n-1}) + 6(3^{n-2}) = 3^n - 5(3^{n-1}) + 2(3^{n-1}) + 6(3^{n-2}) = 3^n - 3(3^{n-1}) + 6(3^{n-2})$$

و این بدین معناست که عبارت t_n^n ، یکی از جوابهای معادله بازگشتی است.

تاکنون سه جواب برای معادله بازگشتی پیدا نمودیم؛ درحالیکه جوابهای دیگری نیز وجود دارد. از آنجاییکه t_1^n و t_2^n جوابهای معادله هستند، لذا می توان تبیجه گرفت که

$$t_n = c_1 3^n + c_2 2^n$$

نیز یک جواب معادله است. تابع حاصل از تعریفات، بیانگر این مطلب هستند که این تابع، تنها جوابهای معادله هستند یا به عبارتی، جواب عمومی معادله را نشان می دهند (با قرار دادن $c_1 = c_2 = 0$ در جواب عمومی، $t_n = 0$ بدست می آید) پر واضح است که بسیاری از جواب برای معادله وجود دارد. اما کدامیک از این تابع، جواب مسئله ما است؟ با توجه به شرایط اولیه، این نکته روشن می شود. به خاطر دارید که در شرایط اولیه داشتیم $t_1 = 1$ ، $t_2 = 1$ این در حالت مقادیری از c_1 و c_2 را تعیین می کنند. بدینصورت که

$$\begin{array}{lcl} t_1 = c_1 3^1 + c_2 2^1 = 0 & \rightarrow & c_1 + c_2 = 0 \\ t_2 = c_1 3^2 + c_2 2^2 = 1 & & 2c_1 + 4c_2 = 1 \end{array}$$

به راحتی می توان تبیجه گرفت که $c_1 = -1$ ، $c_2 = 1$ بنابراین، جواب معادله بازگشتی ما چنین است:

$$t_n = 1(3^n) - 1(2^n) = 3^n - 2^n$$

اگر در مثال قبل، وضعیت ابتدایی متفاوتی داشتیم، جوابهای متفاوتی نیز بدست می آوریم. باید برای معادله بازگشتی بدست آمده در مثال ۶-B، وضعیت ابتدایی را بدینصورت در نظر بگیریم:

$$t_1 = 2, \quad t_2 = 1$$

باید ببینیم که در این وضعیت چه نتایجی بدست می آید؟ با بکارگیری جواب عمومی در مثال ۶-B و با در نظر گرفتن هر یک از این شرایط خواهیم داشت:

$$t_1 = 1, \quad t_2 = 2$$

که جوابهای $c_1 = 0$ و $c_2 = 1$ از آن بدست می آید. بنابراین، جواب معادله بازگشتی چنین است:

$$t_n = 0(3^n) + 1(2^n) = 2^n$$

۴۲۴ حل معادلات بازگشتی

معادله ۱-۶ در مثال B-۶ به عنوان معادله شاخص برای معادله بازگشتی معرفی می شود. در حالت کلی، معادله شاخص به صورت زیر تعریف می شود:

تعریف معادله شاخص برای معادله بازگشتی خطی همگن با ضرایب ثابت

$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = 0$$

به صورت زیر تعریف می شود

$$a_0 r^k + a_1 r^{k-1} + \dots + a_k r^0 = 0$$

مقدار r^0 برابر یک است. عناصری نظیر r^0 را برای این می نویسیم که رابطه بین معادله شاخص و معادله بازگشتی به خوبی روشن شود.

مثال B-۷ معادله شاخص برای معادله بازگشتی به صورت زیر نشان داده می شود:

$$\Delta t_n - 7t_{n-1} + 6t_{n-2} = 0$$

$$\Delta r^n - 7r^{n-1} + 6r^{n-2} = 0$$

با استفاده از یک فلشن نشان می دهیم که ترتیب معادله شاخص برابر k (در این حالت برابر ۲) است.

مراحل بدست آوردن جواب در مثال B-۶ را می توان به صورت یک قضیه تعمیم داد. برای حل معادله بازگشتی خطی همگن با ضریب ثابت کافی است به قضیه زیر اشاره کنیم:

قضیه ۱-۱ معادله بازگشتی خطی همگن با ضرایب ثابت به صورت زیر داده شده است:

$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = 0$$

اگر معادله شاخص آن، یعنی $a_0 r^k + a_1 r^{k-1} + \dots + a_k r^0 = 0$ ، دارای k جواب مجزای r_1, r_2, \dots, r_k باشد می توان نتیجه گرفت که تنها جواب معادله به صورت زیر است:

$$t_n = c_1 r_1^n + \dots + c_k r_k^n \quad (\text{ی} \text{ها ثوابت اختیاری هستند})$$

مقادیر k و ثابت c_i به وسیله وضعیت ابتدایی تعیین می شوند. برای تعیین k ثابت منحصر به فرد به k وضعیت ابتدایی نیاز داریم. روش تعیین مقدار ثوابت را در مثال زیر آورده ایم.

٤٢٥ حل معادلات بازگشتی با استفاده از معادله شاخص

مثال B-۸ معادله زیر را حل کنید:

$$\begin{aligned} t_n - 3t_{n-1} - 4t_{n-2} &= 0, \quad n > 1 \\ t_0 &= 0 \\ t_1 &= 1 \end{aligned}$$

۱- تعیین معادله شاخص:

$$\begin{aligned} t_n - 3t_{n-1} - 4t_{n-2} &= 0 \\ r^2 - 3r - 4 &= 0 \end{aligned}$$

۲- حل معادله شاخص:

$$r^2 - 3r - 4 = (r - 4)(r + 1) = 0$$

که در آن $r = 4$ و $r = -1$ ریشه های معادله هستند.

۳- بکارگیری قضیه B-۱ برای تعیین جواب عمومی معادله بازگشتی:

$$t_n = c_1 4^n + c_2 (-1)^n$$

۴- تعیین مقادیر ثوابت با استفاده از جواب عمومی و با در نظر گرفتن وضعیت ابتدایی:

$$\begin{aligned} t_0 &= 0 = c_1 4^0 + c_2 (-1)^0 \quad c_1 + c_2 = 0 \\ t_1 &= 1 = c_1 4^1 + c_2 (-1)^1 \quad 4c_1 - c_2 = 1 \end{aligned}$$

۵- جایگزینی ثوابت در جواب عمومی برای تعیین دقیق جواب نهایی:

$$t_n = \frac{1}{5} 4^n - \frac{1}{5} (-1)^n$$

مثال B-۹ معادله بازگشتی زیر دنباله فیبوناچی را تولید می کند. معادله را حل می کنیم

$$\begin{aligned} t_n - t_{n-1} - t_{n-2} &= 0, \quad n > 1 \\ t_0 &= 0 \\ t_1 &= 1 \end{aligned}$$

۱- تعیین معادله شاخص

$$\begin{aligned} t_n - t_{n-1} - t_{n-2} &= 0 \\ r^2 - r - 1 &= 0 \end{aligned}$$

۲- حل معادله شاخص: برای حل این معادله از روش معادله دو مجهولی عمل می کنیم که ریشه های زیر

بدست می آید:

$$r = \frac{1 + \sqrt{5}}{2}, \quad r = \frac{1 - \sqrt{5}}{2}$$

۳- بکارگیری قضیه B-۱ برای تعیین جواب عمومی معادله بازگشتی:

$$t_n = c_1 \left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n + c_2 \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n$$

۴۲۶ حل معادلات بازگشتی

۴- تعیین مقدار ثوابت با استفاده از جواب کلی و با توجه به وضعیت ابتدایی:

$$t_0 = c_1 \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^0 + c_2 \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^0 = 0 \Rightarrow c_1 + c_2 = 0$$

$$t_1 = c_1 \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^1 + c_2 \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^1 = 1 \Rightarrow \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right) c_1 + \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right) c_2 = 1$$

که با حل این معادله خواهیم داشت:

$$c_1 = 1/\sqrt{5}, \quad c_2 = -1/\sqrt{5}$$

۵- حل معادله با استفاده از جایگزینی ثوابت در جواب کلی:

$$t_n = \frac{\left[(1+\sqrt{5})/2 \right]^n - \left[(1-\sqrt{5})/2 \right]^n}{\sqrt{5}}$$

اگرچه در مثال فوق، فرمول روش و واضحی برای تعیین جمله n ام فیبوناچی، بدست آمده است؛ ولی ارزش کاربردی چندانی ندارد. زیرا درجه دقت لازم برای نمایش $\sqrt{5}$ با افزایش الگ افزایش می‌پابد. در قضیه ۱-B بایستی تمامی کاریشه معادله شاخص از هم مجزا باشند. در این قضیه، معادله شاخصی به شکل $0 = r^3 - (r-1)^2$ نمی‌توان یافته، زیرا عبارت $r^2 - 2r + 1$ به توان ۳ رسیده است. به عبارت دیگر، عبارت $r^2 - 2r + 1$ ، به تعداد سه بار در هم ضرب شده است. عدد ۲ به یک ریشه توان ۳ موسوم است. قضیه زیر، مکان ریشه‌های توان دار را به ما نشان می‌دهد.

قضیه ۲-B اگر r ، یک ریشه به توان m معادله شاخص برای یک معادله بازگشتی خطی همگن با ضرایب ثابت باشد، آنگاه

$$t_n = r^n, \quad t_n = nr^n, \quad t_n = n^2 r^n, \quad t_n = n^3 r^n, \quad t_n = n^{m-1} r^n$$

جوابهای معادله بازگشتی هستند. بنابراین هر یک از این عبارات، همانند قضیه ۱-B، یک عبارت در جواب عمومی معادله می‌باشند.

مثال ۱۰-B معادله بازگشتی زیر را حل می‌کنیم:

$t_n - 7t_{n-1} - 15t_{n-2} - 9t_{n-3} = 0, \quad n > 3$
$t_0 = *$
$t_1 = 1 \quad t_2 = 2$

۴۲۷ حل معادلات بازگشتی با استفاده از معادله شاخص

۱- تعیین معادله شاخص:

$$\begin{aligned} t_n - vt_{n-1} - 15t_{n-2} - 9t_{n-3} &= 0 \\ r^n - vr^{n-1} - 15r^{n-2} - 9r^{n-3} &= 0 \end{aligned}$$

۲- حل معادله شاخص:

$$r^n - vr^{n-1} - 15r^{n-2} - 9r^{n-3} = (r-1)(r-3)^2 = 0$$

که $r=1$ و $r=3$ ریشه های معادله بوده و $r=3$ ریشه توان ۲ معادله می باشد.

۳- بکارگیری قضیه B-۲ برای تعیین جواب عمومی معادله:

$$t_n = c_1 1^n + c_2 3^n + c_3 n 3^n$$

در اینجا عباراتی برای c_1 و c_2 آورده ایم، زیرا 3^n یک ریشه توان ۲ معادله است.

۴- تعیین مقادیر ثوابت با استفاده از جواب عمومی معادله و با توجه به وضعیت ابتدائی:

$$\begin{aligned} t_0 &= 0 = c_1 1^0 + c_2 3^0 + c_3 (0) (3^0) & c_1 + c_2 = 0 \\ t_1 &= 1 = c_1 1^1 + c_2 3^1 + c_3 (1) (3^1) & \Rightarrow c_1 + 3c_2 + 3c_3 = 1 \\ t_2 &= 2 = c_1 1^2 + c_2 3^2 + c_3 (2) (3^2) & c_1 + 9c_2 + 18c_3 = 2 \end{aligned}$$

که با حل این معادلات به جواب $c_1 = -\frac{1}{3}$, $c_2 = 1$, $c_3 = -\frac{1}{3}$ دست می یابیم.

۵- تعیین جواب عمومی با جایگزینی ثوابت:

$$\begin{aligned} t_n &= (-1)(1^n) + (1)(3^n) + \left(-\frac{1}{3}\right)(n 3^n) \\ &= -1 + 3^n - n 3^{n-1} \end{aligned}$$

B-۲-۲ معادلات بازگشتی خطی غیرهمگن

تعريف معادله بازگشتی به شکل $f(n) = a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k}$ که در آن a_i عناصر a_i مقادیری ثابت بوده و $f(n)$ یک تابع غیر از تابع صفر است، معادله بازگشتی خطی غیرهمگن با ضرایب ثابت نامیده می شود.

"تابع صفر" یعنی اینکه مقدار تابع برابر صفر باشد که اگر تابع برابر صفر شود، یک معادله بازگشتی خطی همگن خواهیم داشت. برای حل یک معادله بازگشتی خطی غیرهمگن، یک روش جامع و کلی شناخته شده ای وجود ندارد. ما یک روش برای حل حالت ویژه و عمومی زیر بیان می کنیم:

$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = b^n P(n) \quad (B-2)$$

که در آن b یک مقدار ثابت و $P(n)$ یک چندجمله ای از n است.

۴۲۸ حل معادلات بازگشتی

مثال B-۱۱ معادله بازگشتی

$$t_n - 3t_{n-1} = 4^n$$

یک مثال از معادله بازگشتی B-۲ است که در آن $a=1$, $b=4$, $k=1$, $p(n)=1$ می باشد.

مثال B-۱۲ معادله بازگشتی

$$t_n - 3t_{n-1} = 4^n (An + V)$$

یک مثال از معادله بازگشتی B-۲ است که در آن $a=1$, $b=4$, $k=1$, $p(n)=8n+7$ می باشد.

حالت ویژه‌ای که در معادله بازگشتی B-۲ معرفی شده است با تغییر آن به صورت یک معادله بازگشتی خطی همگن، حل می‌گردد. مثال بعد، چگونگی انجام این کار را تشریح می‌کند.

مثال B-۱۳ معادله بازگشتی زیر را حل می‌کنیم:

$$\begin{aligned} t_n - 3t_{n-1} &= 4^n, \quad n > 1 \\ t_0 &= 0 \\ t_1 &= 4 \end{aligned}$$

از آنجاییکه در سمت راست معادله، عبارت 4^n وجود دارد، لذا معادله بازگشتی فرق همگن نیست.
برای حل آن می‌توان به صورت زیر عمل نمود:

-۱- B-۱ را جایگزین n در معادله بازگشتی می‌کنیم، لذا خواهیم داشت:

$$t_{n-1} - 3t_{n-2} = 4^{n-1}$$

-۲- معادله را بر ۴ تقسیم می‌کنیم و تغییرات جزئی لازم را انجام می‌دهیم:

$$\frac{t_n}{4} - \frac{3t_{n-1}}{4} = 4^{n-1}$$

-۳- دو معادله بدست آمده از مراحل ۱ و ۲ را از هم تفاضل می‌کنیم، در این صورت

$$\frac{t_n}{4} - \frac{3t_{n-1}}{4} + 3t_{n-2} = 0$$

که با ضرب در ۴ به صورت ساده‌تر زیر در می‌آید:

$$t_n - 3t_{n-1} + 12t_{n-2} = 0$$

این یک معادله بازگشتی خطی همگن است که می‌تواند با استفاده از تئوری B-۱، به راحتی حل شود.

معادله شاخص آن، $0 = r^2 - 3r + 12 = (r-3)(r-4) = 0$ خواهد بود که جواب عمومی

$t_n = c_1 3^n + c_2 4^n$ را تبجه می‌دهد. با اعمال شرایط اولیه $t_0 = 0$ و $t_1 = 4$ به جواب زیر می‌رسیم:

$$t_n = 4^{n+1} - 4(3^n)$$

۴۲۹ حل معادلات بازگشتی با استفاده از معادله شاخص

در مثال B-۱۳، جواب عمومی شامل c_1, c_2, \dots, c_n می باشد. اگر معادله بازگشتی همگن باشد، اولین عبارت از معادله شاخص بدست می آید، در حالیکه دوین عبارت از بخش غیرهمگن معادله، موسوم به b حاصل می شود. چندجمله ای $P(n)$ در این مثال برابر یک است. وقتی چنین حالتی وجود نداشته باشد، دستکاریهای لازم برای تبدیل معادله بازگشتی به یک معادله همگن بسیار پیچیده می گردد. (نتیجه حاصل صرفاً برای ارائه توان b در معادله شاخص بکار می رود که از این معادله در حل معادلات بازگشتی همگن استفاده می شود.) تابع فوق را در قضیه بعد اعمال می کنیم.

قضیه B-۳ معادله بازگشتی خطی غیرهمگن

$$a_1 t_n + a_2 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = b^n P(n)$$

می تواند به یک معادله بازگشتی خطی همگن تبدیل شود بطوری که معادله

$$(a_1 r^k + a_2 r^{k-1} + \dots + a_k) (r-b)^{d+1} = 0$$

معادله شاخص آن باشد، که در آن d درجه $P(n)$ است. توجه کنید که معادله شاخص از دو بخش تشکیل شده است:

۱- معادله شاخص برای معادله بازگشتی همگن

۲- عبارت حاصله از بخش غیرهمگن معادله بازگشتی

اگر در سمت راست، بیش از یک عبارت نظیر $b^n P(n)$ وجود داشته باشد، هر یک از آنها را به عنوان یک جمله در معادله شاخص قرار می دهیم.

قبل از بکارگیری این قضیه یادآور می شویم که درجه چندجمله ای $P(n)$ عبارتست از بالاترین توان n به عنوان مثال،

درجه	چندجمله ای
۲	$P(n) = 3n^2 + 4n - 2$
۱	$P(n) = 5n + 7$
۰	$P(n) = 8$

مثال B-۱۴ معادله بازگشتی زیر را حل می کنیم:

$$t_n - t_{n-1} = n-1 \quad , \quad n > 0$$

$$t_0 = 0$$

۴۳۰ حل معادلات بازگشتی

۱- تعیین معادله شاخص برای معادله بازگشتی همگن متناظر:

$$\begin{array}{l} t_n - t_{n-1} = 0 \\ \downarrow r^1 - 1 = 0 \end{array}$$

۲- تعیین یک عبارت، از بخش غیرهمگن معادله بازگشتی:

$$\begin{array}{c} d \\ \downarrow \\ n-1 = r^n(n^1 - 1) \\ \uparrow d \end{array}$$

که عبارت $r^{n-1} + 1$ (۱-۱) بدست می آید.

۳- بکارگیری قضیه B-۳ برای تعیین معادله شاخص از عبارات بدست آمده در مراحل ۱ و ۲:

$$(r-1)(r-1)^T$$

۴- حل معادله شاخص:

$$(r-1)^T = 0$$

که $r=1$ یک ریشه توان ۳ معادله است.

۵- بکارگیری قضیه B-۲ برای تولید جواب عمومی معادله:

$$\begin{aligned} t_n &= c_1 r^n + c_2 n r^n + c_3 n^2 r^n \\ &= c_1 + c_2 n + c_3 n^2 \end{aligned}$$

ما به دو شرط دیگر نیز نیازمندیم:

$$t_1 = t_0 + 1 - 1 = 0 + 0 = 0$$

$$t_2 = t_1 + 2 - 1 = 0 + 1 = 1$$

در تمرینات از شما خواسته می شود که (۶) مقدار ثابت را تعیین نموده و (۷) با جایگزینی ثوابت در معادله جواب نهایی را بدست آورید:

$$t_n = \frac{n(n-1)}{2}$$

B-۲-۳ تغییر متغیرها (تغییر دامنه ها)

اغلب معادلات بازگشتی به صورتی نیستند که با استفاده از قضیه B-۳ قابل حل باشند، برای حل اینگونه معادلات می توان با استفاده از تغییر متغیرها، آنها را به صورت بازگشتی جدیدی تبدیل نمود که در این حالت قابل حل می گردند. روش حل این نوع معادلات در مثالهای زیر توضیح داده شده است. در این مثالها، ازتابع $T(n)$ به عنوان معادله بازگشتی اصلی استفاده می شود؛ زیرا عبارت T_k برای معادله بازگشتی جدید استفاده شده است. تعداد $T(n)$ به معنای تعداد موارد همگن نظیر n است که یک عدد منحصر به فرد مرتبط با هر مقدار n باشد.

۴۳۱ حل معادلات بازگشتی با استفاده از معادله شائص

مثال B-۱۵ می خواهیم معادله زیر را حل کنیم:

$$\begin{aligned} T(n) &= T\left(\frac{n}{3}\right) + 1 && \text{۱} > n \text{ و } n \text{ توانی از ۲} \\ T(1) &= 1 \end{aligned}$$

به خاطر آورید که این معادله را با استفاده از استقراء در بخش ۱ حل نمودیم. حال می خواهیم با استفاده از تکبیک تغییر متغیرها، این کار را انجام دهیم. این معادله بازگشتی به شکلی نیست که بتوان با استفاده از قضیه ۳-B، آن را حل نمود و علت آن وجود جمله $\frac{n}{3}$ است. معادله را به شکل موردنظر در می آوریم. بدینصورت که ابتدا می توبیم $n = 3^k$ ، که ب این معناست که $k = \lg n$ سپس k را به ازاء n در معادله بازگشتی قرار می دهیم که عبارت زیر حاصل می شود:

$$\begin{aligned} T(3^k) &= T\left(\frac{3^k}{3}\right) + 1 && (\text{B-۲}) \\ &= T(3^{k-1}) + 1 \end{aligned}$$

در ادامه، عبارت $T(3^k) = T_k$ را در معادله بازگشتی ۳-B قرار می دهیم تا بازگشت جدید زیر بدست آید:

$$T_k = T_{k-1} + 1$$

این معادله بازگشتی جدید به شکلی است که می توان با استفاده از قضیه ۳-B آن را حل نمود. با استفاده از قضیه ۳-B جواب عمومی معادله به صورت زیر تعیین می شود:

$$T_k = c_1 + c_2 k$$

با انجام دو مرحله زیر می توان به جواب عمومی نهایی دست یافت:

۱- جایگزینی $T(3^k)$ به جای T_k در جواب عمومی معادله بازگشتی جدید:

$$T(3^k) = c_1 + c_2 k$$

۲- جایگزینی n به جای 3^k و k به جای $\lg n$ در معادله حاصل از مرحله اول:

$$T(n) = c_1 + c_2 \lg n$$

همانطوری که در مثالهای قبل عمل می کردیم، در اینجا نیز جواب عمومی را پیدا نموده، سپس با استفاده از وضعیت ابتدایی $T(1) = 1$ و تعیین وضعیت ابتدایی ثانویه مقدار ثوابت را محاسبه می کنیم تا اینکه جواب زیر بدست آید:

$$T(n) = 1 + \lg n$$

مثال B-۱۶ معادله زیر را حل می کنیم:

$$\begin{aligned} T(n) &= 7T\left(\frac{n}{4}\right) + 18\left(\frac{n}{4}\right)^2 && \text{۱} > n \text{ و } n \text{ توانی از ۲} \\ T(1) &= \cdot \end{aligned}$$

۴۳۲ حل معادلات بازگشتی

با جایگزینی n^k به جای n در معادله بازگشتی به معادله زیر می رسیم:

$$T(3^k) = \sqrt{r} (3^{k-1}) + 18 (3^{k-1})^2 \quad (B-4)$$

سپس $T(3^k) = T_k$ را در معادله B-4 قرار می دهیم که در این صورت با جایگزینی n^k به جای n در معادله بازگشتی به معادله زیر می رسیم:

$$T(3^k) = \sqrt{r} T(3^{k-1}) + 18 (3^{k-1})^2$$

سپس $T_k = T(3^k)$ را در معادله B-4 قرار می دهیم که در اینصورت

$$t_k = \sqrt{r} t_{k-1} + 18 (3^{k-1})^2$$

این معادله به صورتی که در قضیه B-3 معرفی شده است، نمی باشد. بنابراین، بایستی تغییرات لازم روی آن صورت گیرد، بدینصورت که

$$\begin{aligned} t_k &= \sqrt{r} t_{k-1} + 18 (3^{k-1})^2 \\ &= \sqrt{r} t_{k-1} + 18 (4^{k-1}) \\ &= \sqrt{r} t_{k-1} + 4^k \left(\frac{18}{4}\right) \end{aligned}$$

حال با بکارگیری قضیه B-3 روی این معادله جدید خواهیم داشت:

$$t_k = c_1 r^k + c_2 4^k$$

مراحل زیر را برای رسیدن به جواب عمومی معادله انجام می دهیم:

۱- جایگزینی $T(3^k) = T_k$ به جای t_k در جواب عمومی:

$$T(3^k) = c_1 r^k + c_2 4^k$$

۲- جایگزینی n به جای 3^k و n به جای k در معادله بدست آمده از مرحله اول:

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 r^{\lg n} + c_2 4^{\lg n} \\ &= c_1 r^{\lg r} + c_2 n^2 \end{aligned}$$

با استفاده از شرط ابتدایی $T(1) = 1$ و تعیین یک شرط ابتدایی دیگر و محاسبه مقادیر ثابت به جواب عمومی زیر می رسیم:

$$T(n) = 6n^{\lg r} - 6n^2 \approx 6n^{2/81} - 6n^2$$

B- حل معادله بازگشتی با استفاده از جایگزینی

یکی از روش‌های مورد استفاده برای حل معادلات بازگشتی، روش جایگزینی است. اگر نمی توانید از روش‌های قبلی برای حل معادلات بازگشتی استفاده کنید، این روش را به شما پیشنهاد می کنم. با استفاده از مثال زیر، چگونگی حل معادلات بازگشتی با روش جایگزینی را توضیح می دهیم.

۴۳۳ حل معادله بازگشتی با استفاده از جایگزینی

مثال B-۱۷ مسخرهایی معادله بازگشتی زیر را حل کنیم:

$$\begin{aligned} t_n &= t_{n-1} + n \quad , n > 1 \\ t_1 &= 1 \end{aligned}$$

در واقع، روش جایگزینی، نعله مقابله روش استقراء است. در این روش برای حل معادله از n شروع کرده و رو به عقب معادله را حل می کنیم:

$$\begin{aligned} t_n &= t_{n-1} + n \\ t_{n-1} &= t_{n-2} + n - 1 \\ t_{n-2} &= t_{n-3} + n - 2 \\ &\vdots \\ t_2 &= t_1 + 2 \\ t_1 &= 1. \end{aligned}$$

سپس هر یک از معادلات را در معادله قبل جایگزین می کنیم، بدینصورت که

$$\begin{aligned} t_n &= t_{n-1} + n \\ &= t_{n-2} + n - 1 + n \\ &= t_{n-3} + n - 2 + n - 1 + n \\ &\vdots \\ &= t_1 + 2 + \dots + n - 2 + n - 1 + n \\ &= 1 + 2 + \dots + n - 2 + n - 1 + n \\ &= \sum_{i=1}^n i = \frac{n(n+1)}{2} \end{aligned}$$

آخرین تساوی این معادله در مثال A-۱ از ضمیمه A بیان شده است.

مثال B-۱۸ برای حل معادله بازگشتی

$$\begin{aligned} t_n &= t_{n-1} + \frac{1}{n} \quad , n > 1 \\ t_1 &= * \end{aligned}$$

ابتدا از n رو به عقب معادله را حل می کنیم:

$$\begin{aligned} t_n &= t_{n-1} + \frac{1}{n} \\ t_{n-1} &= t_{n-2} + \frac{1}{n-1} \\ t_{n-2} &= t_{n-3} + \frac{1}{n-2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} t_2 &= t_1 + \frac{2}{2} \\ t_1 &= 0 \end{aligned}$$

آنگاه با جایگزینی هر معادله در معادله قبلی خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} t_n &= t_{n-1} + \frac{2}{n} \\ &= t_{n-2} + \frac{2}{n-1} + \frac{2}{n} \\ &= t_{n-3} + \frac{2}{n-2} + \frac{2}{n-1} + \frac{2}{n} \\ &\vdots \\ &= t_1 + \frac{2}{2} + \dots + \frac{2}{n-2} + \frac{2}{n-1} + \frac{2}{n} \\ &= 0 + \frac{2}{2} + \dots + \frac{2}{n-2} + \frac{2}{n-1} + \frac{2}{n} \\ &= 2 \sum_{i=2}^n \frac{1}{i} \approx 2 \ln n \end{aligned}$$

که به ازاء n نه چندان کوچک درست است. تساوی تقریبی اخیر در مثال A-۹ از ضمیمه A آمده است.

B-۴ تعمیم برخی نتایج برای n

برای بررسی مطالب زیر، باید مروری بر مطالب قبلی داشته باشید و مطالب فصل ۱ را مطالعه کنید.
در برخی حالات، الگوریتم های بازگشتی دارای پیچیدگی های زمانی هستند که اگر n توانی بر مبنای b بوده و b یک ثابت مثبت باشد، آنگاه می تواند پیچیدگی زمانی دقیق این الگوریتم ها را تعیین کنند. اغلب مبنای b برابر ۲ است و این مطلب به ویژه در مورد بسیاری از الگوریتم های تقسیم و غلبه صدق می کند (به نصل ۲ رجوع کنید). اینطور بنظر من رسید که نتایجی که برای توان n برای b قرار می گیرند به طور تقریبی، برای n در حالت کلی نیز قرار داده می شوند، برای مثال، اگر برای الگوریتم رابطه زیر برقرار باشد:

$$T(n) = 2n \lg n \quad \text{توانی از ۲ است}$$

در اینصورت، برای n در حالت کلی نیز جواب زیر بدست می آید:

$$T(n) \in \theta(n \lg n)$$

بعداً در مورد چگونگی استفاده از روش جایگزینی برای چنین حالاتی بحث خواهیم کرد. در اینجا به چند تعریف نیاز داریم. این تعاریف برای توابعی بکار می روند که دامنه آنها کلیه اعداد حقیقی می باشند. اما ما از این تعاریف در مورد پیچیدگی توابعی از اعداد صحیح نامتنف به اعداد حقیقی نامتنف استفاده خواهیم کرد.

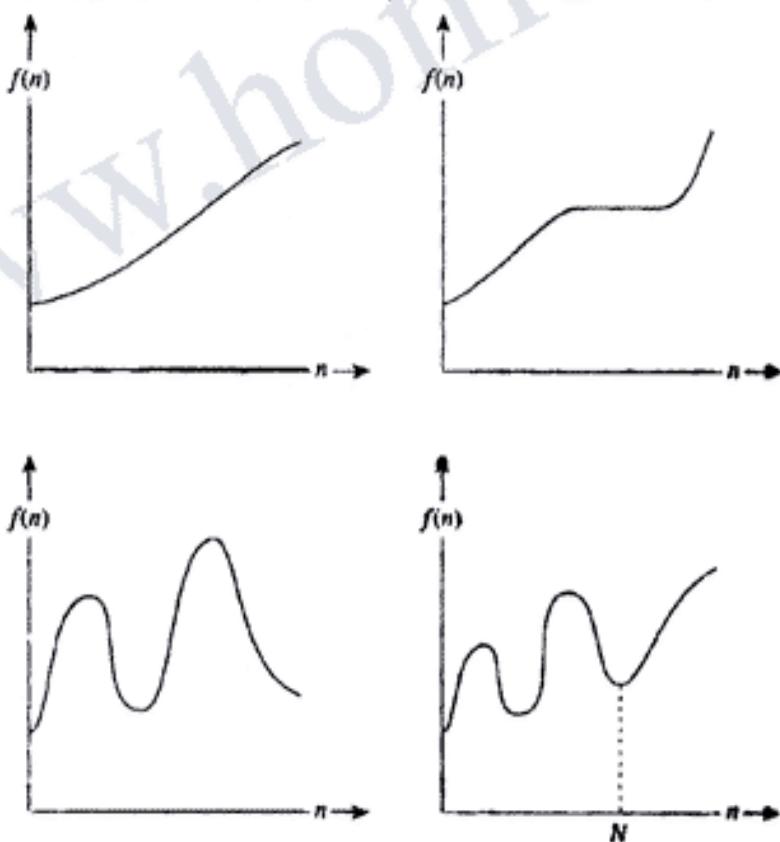
۴۳۵ تعمیم برئی نتایج برای n

تعریف تابع پیچیدگی (n) اگر تابع صعودی محض نامیده می شود اگر برای مقادیر بزرگتر از تابع $f(n)$ نیز مقادیر بزرگتری به خود بگیرد. به عبارتی اگر $n_1 > n_2$ آنگاه $f(n_1) > f(n_2)$.

تابع نشان داده شده در شکل (a) از توابع صعودی محض می باشدند (دامنه شکل ۱-۲). اعداد حقیقی است) اگر توابعی که در تحلیل الگوریتم ها با آنها رویرو نمی شویم به ازاء مقادیر مثبت از این نوع صعودی محض هستند. به عنوان مثال، توابع $n, n^2, n \lg n, \lg n$ ، تا زمانی که n عددی غیرمنفی است، صعودی محض می باشند.

تعریف تابع پیچیدگی (n) f یک تابع غیرنزوی است اگر با بزرگتر شدن مقدار از هبچگاه مقدار $f(n)$ کاهش نماید. به عبارت دیگر، اگر $n_1 > n_2$ آنگاه $f(n_1) < f(n_2)$.

هر تابع صعودی محض یک تابع غیرنزوی است، اما هر تابع غیرنزوی نمی تواند یک تابع صعودی محض باشد. یک مثال از چنین توابعی را می توان در نمودار شکل (c) مشاهده نمود. نمودار شکل (c)-B، یک تابع غیرنزوی نیست. پیچیدگی های زمانی یا حافظه ای بسیاری از الگوریتم ها عموماً غیرنزوی هستند زیرا با افزایش اندازه ورودی ها، زمان لازم برای پردازش آنها کاهش نمی یابد. با توجه به



شکل ۱-۲ چهار تابع.

۴۳۶ تابع معادلات بازگشتی

شکل ۱-B-۱ در مسیر پاییم که می‌توانیم تحلیل توان n بر مبنای b در حالت کلی تعمیم دهیم. برای مثال، فرض کنید که ما مقدار تابع $f(n)$ را به ازاء n توانی از ۲ تعیین کرده‌ایم. در چنین توابعی از شکل (c) B-۱ هر وضعیتی ممکن است بین دو حالت $8 = 2^3$ و $16 = 2^4$ روی دهد. بنابراین از وضعیت تابع بین ۸ و ۱۶ هیچ نتیجه‌ای نمی‌توان گرفت) به هر حال، در وضعیت تابع غیرنژولی $f(n)$ ، اگر $16 \leq n \leq 8$ آنگاه $f(8) \leq f(n) \leq f(16)$ می‌توان ترتیب تابع $f(n)$ را از روی مقادیر $f(8)$ برای $f(16)$ که توانی از ۲ هستند تعیین نمود. به چند تعریف زیر توجه کنید:

تعریف تابع پیچیدگی $f(n)$ یک تابع غیرنژولی نهایی است اگر به ازاء تمامی مقادیر n قبل از یک نقطه مشخص با افزایش مقدار n هیچگاه تابع، مقدار کوچکتر به خود نگیرد. به عبارتی اگر $N > n_1 > n_2$ آنگاه $f(n_1) \geq f(n_2)$

هر تابع غیرنژولی می‌تواند یک تابع غیرنژولی نهایی باشد. تابع شان داده شده در شکل (d) B-۱ تابع غیرنژولی نهایی است اما یک تابع غیرنژولی نیست. قبل از اینکه بخواهیم قضیه‌ای را مطرح کنیم و از تابع آن برای توان n در مبنای b استفاده کنیم به تعاریفی نیازمندیم:

تعریف تابع پیچیدگی $f(n)$ یک تابع هموار است اگر $f(n) = f(2n)$ یک تابع غیرنژولی نهایی بوده و $f(2n) \in \theta(f(n))$

مثال ۱۹ تابع $B-19$ $n^k, n \lg n, n, \lg n$ توابعی هموار می‌باشد. این مطلب را برای $\lg n$ اثبات می‌دهیم و در تعریفات از شما می‌خواهیم که آن را برای تابع دیگر بررسی کنید. همانطور که می‌دانیم، تابع $\lg n$ یک تابع غیرنژولی نهایی است و برای دو عین شرط داریم:

$$\lg(2n) = \lg 2 + \lg n \in \theta(\lg n)$$

مثال ۲۰ تابع 3^n یک تابع هموار نیست زیرا بر اساس ویژگیهای ترتیب در بخش ۱-۴-۲ از فصل ۱ داریم: $3^n \in \theta(4^n)$

بنابراین

$$3^n = 4^n \notin \theta(3^n)$$

حال قضیه‌ای را مطرح می‌کنیم که می‌توان از آن برای تعمیم تابع حاصله برای b استفاده نمود.

تعیین برقی تابع برای «

قضیه ۴-B فرض می‌کنیم $b \geq 1$ عدد صحیح، $f(n)$ یک تابع پیچیدگی هموار و $T(n)$ یک تابع پیچیدگی غیرنزوی نهایی است. اگر $T(n) \in \theta(f(n))$ نوایی از b است باشد، آنگاه داریم

$$T(n) \in \theta(f(n))$$

اگر θ به وسیله "small O", "big O" یا π جایگزین شود نیز همین نتیجه بدست می‌آید. در نهایت، یک روش کلی برای تعیین ترتیب برخی معادلات بازگشتی متداول ارائه می‌دهیم.

قضیه ۵-B فرض کنید که تابع پیچیدگی $T(n)$ ، یک تابع غیرنزوی نهایی به صورت زیر است:

$$\begin{aligned} T(n) &= aT\left(\frac{n}{b}\right) + Cn^k & n > 1 \\ T(1) &= d \end{aligned}$$

که در آن $a \geq 1$, $b \geq 1$, $k \geq 0$, $c > 0$, $a > 0$ اعداد صحیح، $d \geq 0$ می‌باشند. بنابراین

$$T(n) \in \begin{cases} \theta(n^k) & a < b^k \\ \theta(n^k \lg n) & a = b^k \\ \theta(n^{\log_b a}) & a > b^k \end{cases} \quad (B-5)$$

به عبارت دیگر، اگر در تعریف معادله بازگشتی، عبارت $T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + cn^k$ با یکی از عبارات زیر جایگزین شود:

$$T(n) \leq aT\left(\frac{n}{b}\right) + cn^k \quad \text{یا} \quad T(n) \geq aT\left(\frac{n}{b}\right) + cn^k$$

آنگاه در نتیجه B-5 "big O" یا Ω "small O" می‌شوند.

قضیه ۶-B فرض کنید که $T(n)$ یک تابع غیرنزوی نهایی به صورت زیر می‌باشد:

$$\begin{aligned} T(n) &= \Lambda T\left(\frac{n}{4}\right) + 5n^2 & n > 1 \\ T(1) &= 3 \end{aligned}$$

با توجه به قضیه ۵-B، چون $\Lambda < 4^2$ است بنابراین،

$$T(n) \in \theta(n^{\log_4 \Lambda}) = \theta(n^2)$$

۴۳۸ نظر معادلات بازگشتی

قضیه B-۵، به منظور معرفی یک قضیه مهم که در زیر آمده، بیان شده است. قضیه B-۵ در واقع یک حالت خاص از قضیه B-۶ است که در آن ثابت S برابر یک می‌باشد.

قضیه B-6 فرض کنید که تابع پیچیدگی $T(n)$ یک تابع غیرنیزولی نهایی به صورت زیر است:

$$\begin{aligned} T(n) &= aT\left(\frac{n}{b}\right) + cn^k & n > s \\ T(s) &= d \end{aligned}$$

که در آن s توانی از b است و $n \geq s$ جزو اعداد صحیح، $a > 0$ ، $c > 0$ ، $d \geq 0$ می‌باشد. تابع ثوری B-5 در اینجا نیز صدق می‌کند.

مثال B-۲۲ فرض کنید تابع $T(n)$ یک تابع غیرنیزولی نهایی به صورت زیر است:

$$\begin{aligned} T(n) &= \lambda T(n/2) + \Delta n^{\tau} & n > 64 \\ T(64) &= 200 \end{aligned}$$

با توجه به فرضیه B-6 این حقیقت که $\lambda = 2$ می‌توان نتیجه گرفت که $T(n) \in \theta(n^{\tau} \lg n)$

روش‌های دیگری نیز برای حل معادلات بازگشتی وجود دارند که یکی از آنها استفاده از "توابع مولد" است. این روش در کتاب Shani (1988) مورد بحث قرار گرفته است. Bently و Haken نیز در سال ۱۹۸۰، یک روش کلی برای حل معادلات بازگشتی معرفی نمودند که در این روش از تحلیل الگوریتم‌های تقسیم و غلبه استفاده شده است.

تمرینات

B-۱ بخش

۱- با استفاده از استقراء جواب کاندید هر یک از معادلات بازگشتی زیر را بررسی کنید:

$$t_n = 4t_{n-1}, \quad n > 1 \quad (a)$$

$$t_1 = 3$$

جواب کاندید $t_n = 3(4^{n-1})$ است.

۴۳۹ تمرینات

$$t_n = t_{n-1} + n \quad , n > 1 \quad (b)$$

$$t_1 = 1$$

جواب کاندید $t_n = \frac{n(n+1)}{2}$ است.

$$t_n = t_{n-1} \sqrt{n} \quad , n > 1 \quad (c)$$

$$t_1 = 1$$

جواب کاندید $t_n = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$ است.

$$t_n = t_{n-1} + \frac{1}{n(n+1)} \quad , n > 1 \quad (d)$$

$$t_1 = \frac{1}{2}$$

جواب کاندید $t_n = \frac{n}{n+1}$ است.

- ۱- یک معادله بازگشتی برای جمله a_m رشته اعداد ۲، ۶، ۱۸، ۵۴، ... بنویسید و با استفاده از استقراء، جواب کاندید را بررسی کنید.

- ۲- تعداد حرکتهای لازم (m_n برای n حلقه) برای مسئله برجهای هانوی (تمرین ۱۷ در فصل ۲) به صورت معادله بازگشتی زیر داده شده است.

$m_n = m_{n-1} + 1 \quad , n > 1$ $m_1 = 1$

با استفاده از استقراء نشان دهید که جواب معادله بازگشتی $m_n = 2^n - 1$ است.

- ۳- الگوریتم زیر، موقعیت بزرگترین عنصر آرایه S را بازمی‌گرداند. یک معادله بازگشتی بنویسید که تعداد مقایسه‌های لازم t_n برای پیدا کردن بزرگترین عنصر را مشخص کند. با استفاده از روش استقراء نشان دهید که جواب معادله برابر است با $t_n = n - 1$.

```
Index max_position (Index low, Index high)
{
    index position;
    if (low == high)
        return low;
    else {
        position = max_position (low + 1, high);
        if (S[low] > S[position])
            position = low;
        return position;
    }
}
```

فراخوانی سطح بالا در این الگوریتم، $\max_position(1, n)$ است.

۴۴۰ دل معادلات بازگشتی

- ۵- یونانیان باستان علاقه زیادی به نتایج حاصله از توالی اشکال هندسی داشتند. نمونه ای از این توالی در زیر نشان داده شده است:

$$\begin{array}{c} \textcircled{1} \\ \textcircled{2} \quad \textcircled{3} \quad \textcircled{4} \\ \textcircled{1} \quad \textcircled{2} \quad \textcircled{3} \quad \textcircled{4} \quad \textcircled{5} \end{array} \rightarrow (1, 3, 6, \dots)$$

یک معادله بازگشتی برای جمله ۱۳ این توالی نوشته، یک جواب کاندید برای آن ارائه داده و با استفاده از استقراء، صحت آنرا بررسی کنید.

- ۶- با استفاده از روش استقرا نشان دهید که $B(n, k) = \binom{n+k}{n}$ جواب معادله بازگشتی زیر می باشد:

$$B(n, k) = B(n-1, k) + B(n, k-1) \quad , \quad 0 < k < n$$

$$B(n, 0) = 1$$

$$B(n, n) = 1$$

- ۷- الگوریتم بتوسید که مقدار بازگشت زیر را محاسبه کند. آن را با نمونه مسئله های مختلف اجرا کرده، از نتایج حاصل، یک جواب کاندید برای معادله ارائه نموده و با استفاده از استقراء، صحت جواب کاندید خود را بررسی کنید.

$$t_n = t_{n-1} + 2n - 1 \quad , \quad n > 1$$

$$t_1 = 1$$

B-۲ بخش

- ۸- مشخص کنید که معادلات بازگشتی تمرینات بخش ۱-B در کدامیک از دسته های زیر قرار می گیرند:

(a) معادلات خطی

(b) معادلات همگن

(c) معادلات با ضرایب همگن

- ۹- برای آن دسته از معادلات بازگشتی در بخش ۱-B که از نوع خطی با ضریب ثابت می باشد، معادله شاخص پیدا کنید.

- ۱۰- نشان دهید که اگر $f(n), g(n)$ جوابهای معادله بازگشتی خطی همگن با ضرایب ثابت باشند، آنگاه $c \times f(n) + d \times g(n)$ نیز یک جواب این معادله خواهد بود. (c و d مقادیر ثابت هستند.)

- ۱۱- با استفاده از معادله شاخص، معادلات بازگشتی زیر را حل کنید:

$$t_n = 4t_{n-1} - 3t_{n-2} \quad , \quad n > 1 \quad (\text{a})$$

$$t_0 = *$$

$$t_1 = 1$$

۴۴۱ تمرینات

$$t_n = 2t_{n-1} - 2t_{n-2} + n^3 \quad , \quad n > 1 \quad (b)$$

$$t_1 = *$$

$$t_2 = 1$$

$$t_n = 5t_{n-1} - 9t_{n-2} + n^5 \quad , \quad n > 1 \quad (c)$$

$$t_1 = *$$

$$t_2 = 1$$

۱۲- جواب معادله بازگشتی مثال B-۱۴ را کامل کنید.

۱۳- با استفاده از معادله شاخص، معادله بازگشتی زیر را حل کنید.

$$t_n = 6t_{n-1} - 9t_{n-2} \quad , \quad n > 1$$

$$t_1 = *$$

$$t_2 = 1$$

بخش‌های B-۴ و B-۵

۱۴- معادلات بازگشتی تمرین ۱ را با استفاده از روش جایگزینی حل کنید.

۱۵- جواب معادله بازگشتی مثال B-۱۷ را کامل کنید.

۱۶- نشان دهید که

(a) تابع $f(n) = n^3$ یک تابع صعودی محسوس است.

(b) تابع $g(n) = 2n^3 - 6n^2$ یک تابع غیر نزولی نهایی است.

(c) تابع $h(n) = n^k$ برای مقادیر $k \geq 0$ یک تابع هموار است.

۱۷- در مورد تابع $f(n)$ که به ازاء تمامی مقادیر n هم غیرنزولی و هم غیرصعودی است چه توصیفی

می‌توانید ارائه دهید؟

ضمیمه C

ساختارهای داده ای برای مجموعه های غیرالحاقی

همانطور که می دانیم، الگوریتم Kruskal (الگوریتم ۴-۲ در بخش ۴-۱-۲) به زیرمجموعه های غیرالحاقی نیازمند است. این زیرمجموعه ها که هر کدام یک گره مجزا در یک گراف هستند، تا زمانی که در یک مجموعه یکسانی قرار بگیرند با هم ادغام می شوند. برای بکارگیری این الگوریتم، ما به یک ساختار داده ای برای مجموعه های غیرالحاقی نیازمندیم. لازم به ذکر است که این مجموعه ها، کاربردهای دیگری نیز دارند. برای مثال، در بخش ۴-۳ می توانند برای اصلاح پیچیدگی زمانی الگوریتم ۴-۲ (زمانبندی مهلت دار) بکار گرفته شوند. لذا، قبل از اینکه نوع داده ای مجردی را برای مجموعه های غیرالحاقی تعریف کنیم، لازم است ابتدا اشیاء و عملیات روی آن را مشخص نمائیم. کار را با مجموعه جهانی U آغاز می کنیم و به عنوان مثال، U را برابر مجموعه زیر در نظر می گیریم:

$$U = \{A, B, C, D, E\}$$

وجود یک روال (موسوم به Makeset)، برای تولید یک مجموعه از هر عنصر U الزامی است. مجموعه های غیرالحاقی در شکل (a) C-۱ می توانند با فراخوانی دستورالعمل زیر تولید شوند:

for (each $X \in U$)

Makeset (X);

همچنین به یک نوع اشاره گر مجموعه و یک تابع *Find* نیازمندیم که اگر P و q از نوع اشاره گرهای مجموعه باشند و داشته باشیم:

$$P = find('B');$$

$$q = find('C');$$

آنگاه p به مجموعه B و q به مجموعه C اشاره خواهد کرد. به شکل (a) C-۱ توجه کنید. علاوه براین، وجود یک روال *merge* جهت ادغام دو مجموعه مورد نظر ضروری است. به عنوان مثال، اگر دستورات زیر را اجرا کنیم:

$$p = find('B');$$

$$q = find('C');$$

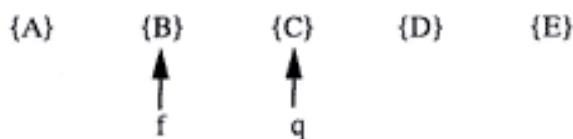
$$merge(p, q);$$

آنگاه مجموعه های شکل (a) C-۱ به مجموعه های شکل (b) C-۱ تبدیل خواهند شد و اگر بر مجموعه های شکل (b) C-۱ دستورالعمل $p = find('B')$ را اعمال کنیم، نتیجه مشخص شده در شکل (c) C-۱ بدست می آید.

۴۴۳ ساختارهای داده ای برای مجموعه های غیرالحقیقی

شکل ۱-۱ یک مثال از ساختار داده ای مجموعه های غیرالحقیقی.

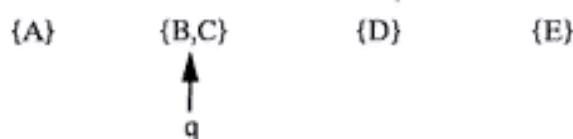
(a) پنج مجموعه غیرالحقیقی وجود دارد. ما دستورات $P = \text{find}(B)$ و $q = \text{find}(c)$ را اجرا نموده ایم.



(b) پس از ادغام $\{C\}$, $\{B\}$, $\{C\}$, چهار مجموعه غیرالحقیقی وجود دارد.



(c) دستور $P = \text{find}(B)$ را اجرا نموده ایم.



در نهایت، یک روال equal لازم است تا بررسی کند آیا دو مجموعه با هم یکسانند یا خیر؟ برای مثال، اگر بر مجموعه های شکل (b) C-۱ دستورات زیر را اعمال کنیم، آنگاه با اجرای دستور $\text{equal}(p, q)$ مقدار مقدار 'false' و با اجرای دستور $\text{equal}(p, r)$ مقدار 'true' بروگردانده می شود. دستورات چنین است:

$p = \text{find}'(B');$

$q = \text{find}'(C');$

$r = \text{find}'(A');$

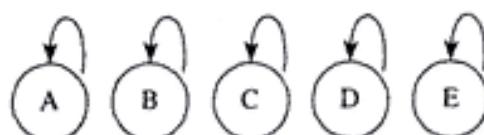
تاکنون توانسته ایم نوع داده ای مجرد را با اشیایی شامل عناصر یک مجموعه جهانی، مجموعه های غیرالحقیقی این عناصر و عملیات find , makeset , merge مشخص نمائیم. یک روش برای ارائه مجموعه های غیرالحقیقی، استفاده از درختها با اشاره گرهای معکوس است. در این درختها عنصر ریشه به خودش و هر عنصر غیرریشه ای به والدینش اشاره می کند. شکل (a), درخت مرتبط با مجموعه غیرالحقیقی در شکل (a) و شکل (b) C-۲ است و شکل (b) C-۲، درخت مرتبط با مجموعه های غیرالحقیقی در شکل (b) C-۱ را نمایش می دهد. برای بکارگیری این درختها به ساده ترین شکل ممکن می توانیم فرض کنیم که مجموعه جهانی ما فقط شامل (اعداد صحیح) می باشد و برای توسعه این عمل به دیگر مجموعه های جهانی لازم است که عناصر مجموعه جهانی خود را شاخص دهی کنیم. برای بکارگیری درختها از یک آرایه U ، که هر شاخص به U معرف یک شاخص در مجموعه جهانی است استفاده می کنیم. اگر شاخص i نمایانگر یک عنصر غیرریشه ای باشد، مقدار $U[i]$ برابر شاخص مرتبط با والدینش است و اگر شاخص i معرف یک عنصر ریشه ای باشد، مقدار $U[i]$ برابر 1 است. برای مثال، اگر 10 عنصر در مجموعه جهانی وجود داشته باشد، آنها را در یک آرایه (U) با شاخصهای 1 تا 10 ذخیره کرده و برای مشخص نمودن مکان عناصر در مجموعه های غیرالحقیقی از دستور زیر برای تمامی نواحی استفاده می کنیم:

$$U[i] = i$$

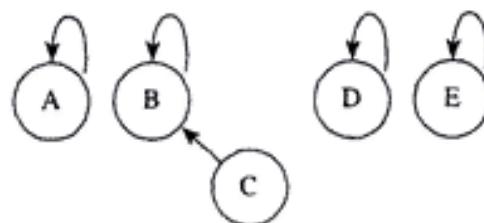
٤٤٤ ساختهای دادهای برای مجموعه های غیرالحقیقی

شکل ۲-۲ درخت معکوس متناظر با ساختار دادهای یک مجموعه غیرالحقیقی.

(a) پنج مجموعه غیرالحقیقی با درختهای معکوس مشخص شده‌اند.



(b) درختهای معکوس، پس از ادغام {B} و {C}.



درخت مرتبط با ۱۰ مجموعه غیرالحقیقی و آرایه بکار گرفته شده برای آنها در شکل C-۳(a) نشان داده شده است. هنگامی که مجموعه های $\{2\}$ و $\{10\}$ با هم ادغام می شوند، گره ۱۰ به عنوان یک فرزند از گره ۴ تعریف می شود که آن را با $= U[i]$ نمایش می دهیم. در حالت کلی، زمانی که دو مجموعه با هم ادغام می شوند، ابتدا درختی که شاخص ذخیره شده در ریشه اش بزرگتر است را مشخص کرده، سپس این ریشه را به عنوان یک فرزند از ریشه درخت معرفی می کنیم. شکل C-۳(c)، درخت مرتبط با مجموعه ها و آرایه بکار گرفته شده برای آنها را پس از اعمال چندین عمل ادغام نشان می دهد. در اینجا تنها سه مجموعه غیرالحقیقی وجود دارد.

در ادامه، کاربردی از روالهای معرفی شده را نشان می دهیم. برای سهولت، هم در اینجا و هم در بحث الگوریتم kruskal (بخش ۲-۱-۴) از انتقال مجموعه جهانی U به عنوان پارامتر به روالها اجتناب می کنیم. مقداری که توسط دستور `find(i)` بازگردانده می شود شاخصی است که در ریشه درخت θ ذخیره شده است. ما از یک روال به نام `initial` برای آماده سازی n مجموعه غیرالحقیقی استفاده خواهیم کرد. وجود این روال در اغلب الگوریتم هایی که از مجموعه های غیرالحقیقی استفاده می کنند ضروری است.

در بسیاری از الگوریتم هایی که مجموعه های غیرالحقیقی را به کار می گیرند، ابتدا n مجموعه غیرالحقیقی را تولید کرده، سپس m بار از حلقه ای گذر می کنیم (m و n لزوماً بسان نیستند) که در هر گذر از این حلقه، تعداد یکسانی از روالهای `equal` و `merge` و `find` به منظور تحلیل الگوریتم، به پیچیدگی ها زمانی مقداردهی و عملکرد حلقه در عناصر n و m نیازمندیم. پر واضح است که پیچیدگی زمانی روال `initial` برابر است با $\Theta(n^2)$.

۴۴۵ ساختارهای داده‌ای برای مجموعه‌های غیرالحقیقی

ساختار داده‌ای مجموعه غیرالحقیقی I

```

const n = the number of elements in the universe;

typedef int index;
typedef index set_pointer;
typedef index universe[1..n];           // universe is indexed from 1 to n.

universe U;

void makeset (index i)
{
    U[i] = i;
}

set_pointer find (index i)
{
    index j;
    j = i;
    while (U[j] != j)
        j = U[j];
    return j;
}

void merge (set_pointer p, set_pointer q)
{
    if (p < q)
        U[q] = p;                      // p points to merged set;
    else
        U[p] = q;                      // q no longer points to a set.
}

bool equal (set_pointer p, set_pointer q)
{
    if (p == q)
        return true;
    else
        return false;
}

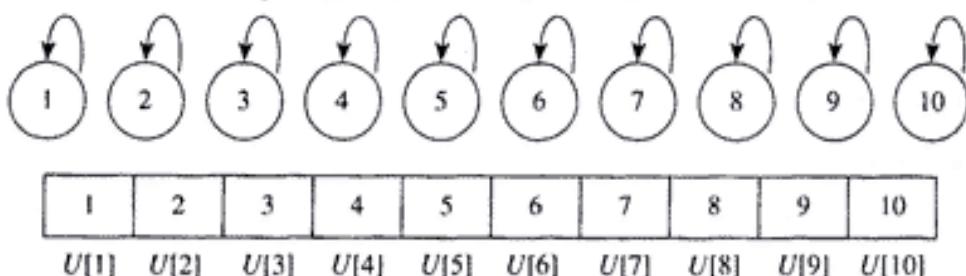
void initial (int n)
{
    index i;
    for (i = 1; i <= n; i++)
        makeset(i);
}

```

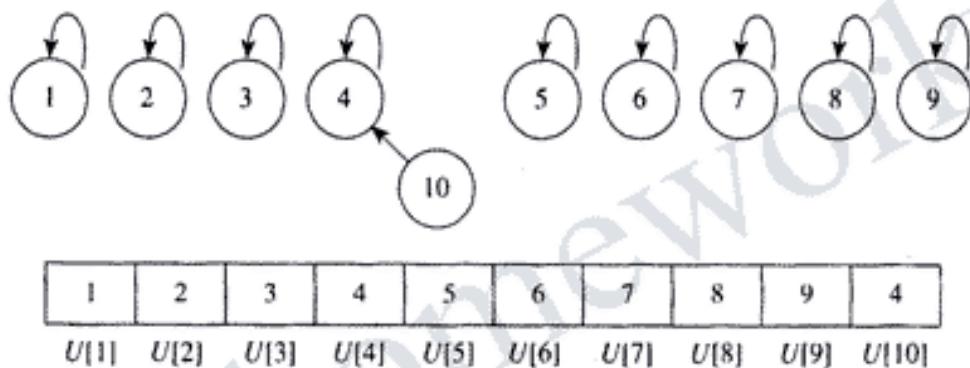
٤٤٦ ساختارهای داده‌ای برای مجموعه‌های غیرالحقیقی

شکل C-۳ بکارگیری آرایه درخت معکوس متناظر با ساختار داده‌ای یک مجموعه غیرالحقیقی.

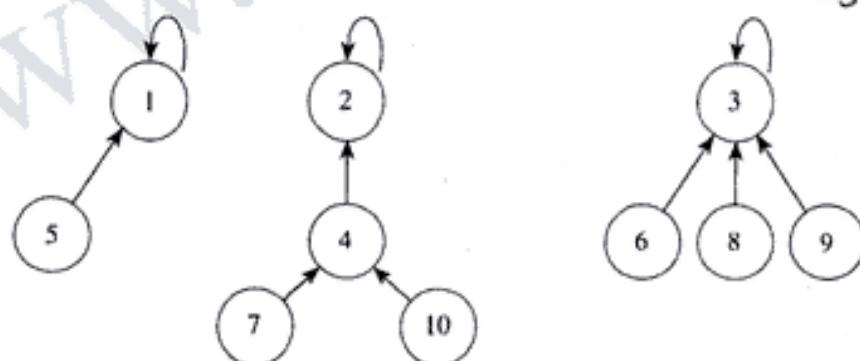
(a) درختهای معکوس و آرایه بکار گرفته شده برای ۱۰ مجموعه غیرالحقیقی.



(b) مجموعه‌های {۴} و {۱۰} در بخش (a) با هم ادغام شده‌اند. اندیس آرایه دهم، مقدار ۴ می‌گیرد.



(c) درختهای معکوس و آرایه بکار گرفته شده، پس از چندین مرتبه ادغام، ترتیب ادغام‌ها، ساختار درختها را تعیین می‌کند.



1	2	3	2	1	3	4	3	3	4
$U[1]$	$U[2]$	$U[3]$	$U[4]$	$U[5]$	$U[6]$	$U[7]$	$U[8]$	$U[9]$	$U[10]$

٤٤٧ هاستارهای داده‌ای برای مجموعه‌های غیرالحاقی

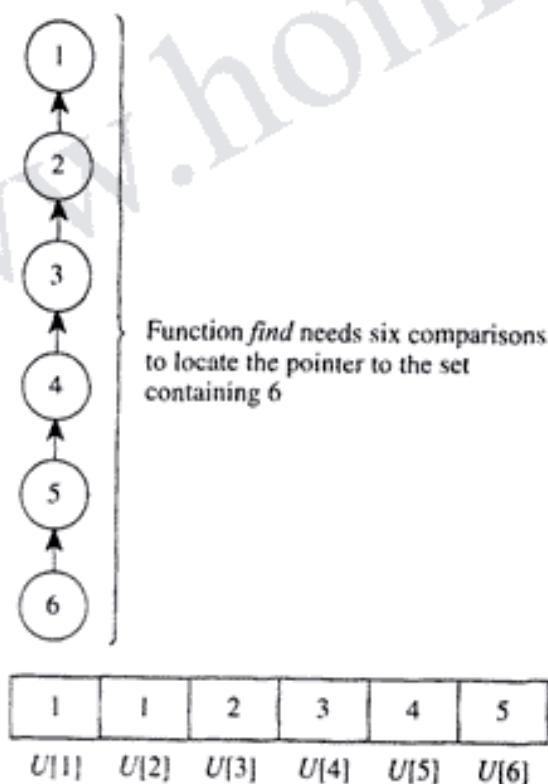
از آنجاییکه ثابت ضریب بر ترتیب بی تأثیر است، لذا می‌توانیم فرض کنیم که روابهای `find`، `equal` و `merge` در مدت زمان ثابتی اجرا می‌شوند و فقط روال `find` شامل یک حلقه است. بنابراین، ترتیب پیچیدگی زمانی تمامی فراخوانی‌ها به تابع `find` وابسته است. بیانید بدترین حالت تعداد مقایسات را در این روال بررسی کنیم. برای مثال، فرض کنیم $m=5$ که در این صورت بدترین حالت زمانی رخ می‌دهد که چنین دنباله‌ای از دستورات `merge` را داشته باشیم:

```
merge({5}, {6});
merge({4}, {5, 6});
merge({3}, {4, 5, 6});
merge({2}, {3, 4, 5, 6});
merge({1}, {2, 3, 4, 5, 6});
```

و بعد از هر فراخوانی روال `merge` تابع `find` را برای جستجو شاخص ۶ فراخوانی کنیم. درخت نهایی و آرایه بکار گرفته شده در شکل ۴-۲ نشان داده شده است. مجموع تعداد مقایسات در تابع `find` برابر است با

$$2 + 3 + 4 + 5 + 6$$

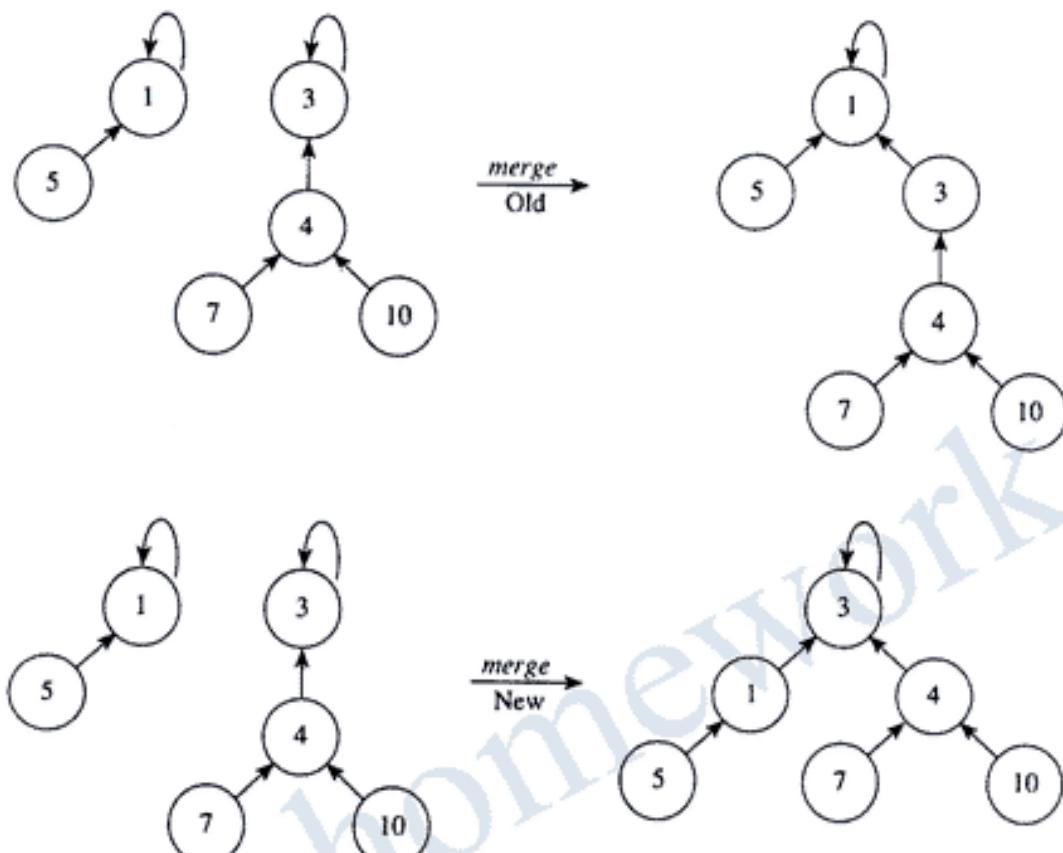
و برای یک m اختیاری بدترین تعداد مقایسات برابر با $(m+1) + \dots + (m+1) \in \theta(m^2)$. ما تابع `equal` را در نظر نگرفتیم زیرا هیچ تأثیری بر تعداد مقایسات انجام شده در `find` ندارد.



شکل ۴-۲ یک مثال از بدترین حالت ساختار داده‌ای مجموعه‌های غیرالحاقی، وقتی $m=5$ است.

٤٤٨ ساختارهای داده‌ای برای مجموعه‌های غیرالحاقی

شکل C-5 در روش جدید ادغام، ریشه درخت با عمق کمتر را به عنوان فرزند درخت دیگر قرار می‌دهیم.



گره‌های آن است انجام شود. اگر بتوانیم روال merge را به گونه‌ای تغییر دهیم که این حالت پیش نیابد. توانسته‌ایم کارایی الگوریتم را بهبود بخشیم. برای این منظور می‌توانیم مسیری از عمق درخت را نگهداری کرده و هنگام انجام عمل merge، درختی بسازیم که عمقی کوچکتر از دیگر درختهای ممکن داشته باشد. شکل C-5، روش قدیمی ادغام را با روش جدید آن مقایسه کرده است. توجه دارید که روش جدید تنها در یک درخت با عمق کوچکتر معنا می‌پابد. برای پکارگیری این روش لازم است که عمق درخت در هر ریشه ذخیره شود. الگوریتم زیر این موارد را شامل می‌شود:

ساختار داده‌ای مجموعه غیرالحاقی II

```
const n = the number of elements in the universe;

typedef int index;
typedef index set_pointer;

struct nodetype
{
    index parent;
    int depth;
}
```

۴۴۹ مباحثهای داده‌ای برای مجموعه‌های غیرقابل

```

typedef nodetype univere[1..n];      // universe is indexed from 1 to n.

universe U;

void makeset (index i);
{
    U[i].parent = i;
    U[i].depth = 0;
}

set_pointer find (index i)
{
    index j;

    j = i;
    while (U[j].parent != j)
        j = U[j].parent;
    return j;
}

void merge (set_pointer p, set_pointer q)
{
    if (U[p].depth == U[q].depth) {
        U[p].depth = U[p].depth + 1; // Tree's depth must increase.
        U[q].parent = p;
    }
    else if (U[p].depth < U[q].depth) // Make tree with lesser depth
        U[p].parent = q;           // the child.
    else
        U[q].parent = p;
}

bool equal (set_pointer p, set_pointer q)
{
    if (p == q)
        return true;
    else
        return false;
}

void initial (int n)
{
    index i;

    for (i = 1; i <= n; i++)
        makeset(i);
}

```

ما می توانیم نشان دهیم که بذرین حالت تعداد مقایسات انجام شده در m گذر از حلقه، شامل تعداد ثابتی از فرآنوانی روال های `equal`, `find` و `merge` و برابر با $\theta(m \lg m)$ می باشد.

در برخی از کاربردها لازم است که محل کوچکترین عضو یک مجموعه مشخص شود. پر واضح است که با پکارگیری روش اول، این مسئله حل شده است زیرا در این روش کوچکترین عضو مجموعه همیشه در ریشه درخت جای دارد. اما در روش دوم، لزوماً چنین نیست. لذا می توانیم با یک تغییر جزئی در روش فوق این مسئله را به راحتی حل کنیم و آن اینکه از یک متغیر به نام `smallest` در ریشه `M` هر درخت برای ذخیره کوچکترین شاخص درخت استفاده کنیم. به الگوریتم زیر توجه نمائید:

III ساختار داده ای مجموعه غیرالحاقی

`const n = the number of elements in the universe;`

```

typedef int index;
typedef index set_pointer;

struct nodetype
{
    index parent;
    int depth;
    int smallest;
};

typedef nodetype universe[1..n]; // universe is indexed from 1 to n.

universe U;

void makeset (index i)
{
    U[i].parent = i;
    U[i].depth = 0;
    U[i].smallest = i; // The only index i is smallest.
}

void merge (set_pointer p, set_pointer q)
{
    if (U[p].depth == U[q].depth) {
        U[p].depth = U[p].depth + 1; // Tree's depth must increase.
        U[q].parent = p;
        if (U[q].smallest < U[p].smallest) // q's tree contains smallest
            U[p].smallest = U[q].smallest; // index.
    }
}
```

۴۵۱ ماتریس های داده ای برای مجموعه های غیرالدالنی

```

else if (U[p].depth < U[q].depth) { // Make tree with lesser depth
    U[p].parent = q; // the child.
    if (U[p].smallest < U[q].smallest) // p's tree contains smallest
        U[q].smallest = U[p].smallest; // index.
}
else {
    U[q].parent = p;
    if (U[q].smallest < U[p].smallest) // q's tree contains smallest
        U[p].smallest = U[q].smallest; // index.
}
}

int small (set_pointer p)
{
    return U[p].smallest;
}

```

در الگوریتم فوق، تنها روابهای را ذکر کردیم که با روابهای مذکور در ساختار داده ای مجموعه غیرالحقیقی II متفاوت بودند. تابع `small` کوچکترین عضو یک مجموعه را بر می گرداند. بدليل اینکه این تابع، زمان اجرای ثابتی دارد، لذا بدترین حالت تعداد مقایسات انجام شده در m گذر از حلقه، شامل تعداد ثابتی از فراخوانی روابهای `merge`, `find`, `equal` و `small` و دقیقاً برابر با روش دوم، یعنی $\theta(m \lg m)$ می باشد. این تفکیک که به فشرده سازی مسیر موسوم است، امکان توسعه این ساختار را، که بدترین حالت تعداد مقایسات در m گذر از حلقه روی m تقریباً خطی است، فراهم ساخته است. این روش در کتاب Brassard و Bartley (۱۹۸۸) بحث شده است.