

Dynamic Programming

طراحی الگوریتم‌ها – جلسه دوازدهم

Introduction to Algorithm

استاد: جوانمردی

۱۳۹۹/۸/۱۲

بررسی میله

مرور جلسه قبل

مرتب‌سازی سطلی BUCKET SORT

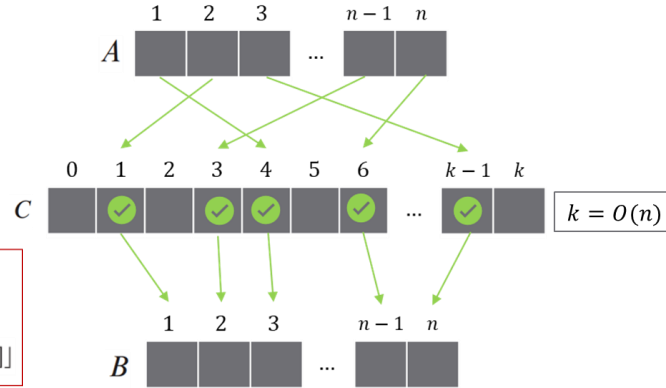
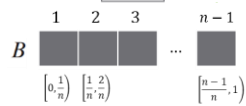
n -element array A

$$0 \leq A[i] < 1$$

توزیع نرمال در بازه $[0,1)$

$B[0 \dots n-1]$

سطل



مرتب‌سازی خطی RADIX SORT

اطلاعات مزاد: اعداد دارای d رقم و هر رقم k مقدار متفاوت

329	720	720	329	RADIX-SORT(A, d)
457	355	329	355	1 for $i = 1$ to d
657	436	436	436	2 use a stable sort to sort array A on digit i
839	457	839	457	
436	657	355	657	
720	329	457	720	
355	839	657	839	

• زمان اجرا: $\theta(d(n+k))$

• اگر $k = O(n)$ و $d = O(1)$ باشد زمان اجرای radix sort $\theta(n)$ خواهد بود

تحلیل زمانی BUCKET SORT

BUCKET-SORT(A)

- 1 let $B[0 \dots n-1]$ be a new array
- 2 $n = A.length$
- 3 for $i = 0$ to $n-1$
- 4 make $B[i]$ an empty list
- 5 for $i = 1$ to n
- 6 insert $A[i]$ into list $B[\lfloor nA[i] \rfloor]$
- 7 for $i = 0$ to $n-1$
- 8 sort list $B[i]$ with insertion sort
- 9 concatenate the lists $B[0], B[1], \dots, B[n-1]$ together in order

$$T(n) = \Theta(n) + \sum_{i=0}^{n-1} O(n_i^2)$$

n_i متغیر تصادفی نشانگر تعداد المان‌ها در سطل B_i

$$= \Theta(n) + \sum_{i=0}^{n-1} O\left(2 - \frac{1}{n}\right) = \Theta(n)$$

تحلیل زمانی RADIX SORT

• اگر n عدد b بیتی داشته باشیم، برای هر عدد مثبت دلخواه $r \leq b$ خواهیم داشت:

زمان اجرایی radix sort برای این اعداد $\theta((b/r)(n + 2^r))$ خواهد بود

به شرطی که مرتب‌سازی پایدار استفاده شده $\theta(n+k)$ باشد

برای اعداد n و b تعیین $r \leq b$ بگونه‌ای که زمان اجرای $(b/r)(n + 2^r)$ را کمینه کند

حالت اول: $b < \lceil \lg n \rceil$ ← برای $r = b$ خواهیم داشت: $\theta(n)$

حالت دوم: $b \geq \lceil \lg n \rceil$ ← برای $r = \lceil \lg n \rceil$ خواهیم داشت: $\theta(bn/\lg n)$

در صورتی که $b = O(\lg n)$ باشد با انتخاب $r = \lceil \lg n \rceil$ زمان اجرای radix sort برابر $O(n)$

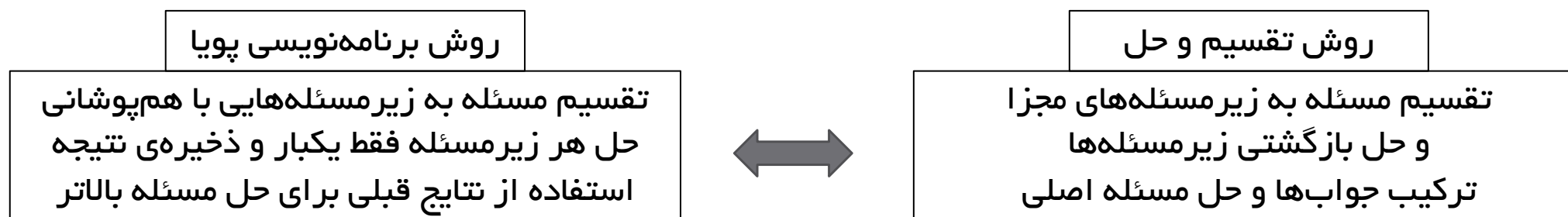
فصل ۱۵ کتاب

- برنامه‌نویسی پویا
 - مسئله برش میله
 - ضرب زنجیره‌ای ماتریس
 - المان‌های برنامه‌نویسی پویا
 - طولانی‌تر زیر رشته مشترک
 - درخت دودویی جستجو بهینه

15	Dynamic Programming	359
15.1	Rod cutting	360
15.2	Matrix-chain multiplication	370
15.3	Elements of dynamic programming	378
15.4	Longest common subsequence	390
15.5	Optimal binary search trees	397

برنامه نویسی پویا Dynamic Programming

- یک روش برای حل مسئله با ترکیب حل زیرمسئله‌ها
- مشابه روش‌های تقسیم و حل



- استفاده برنامه‌نویسی پویا در مسئله‌های بهینه‌سازی
- بهینه‌سازی: راه حل‌های متعددی برای حل مسئله دارد و ما جواب بهینه را می‌خواهیم
- هر جواب یک مقداری دارد و جواب بهینه ماکزیمم یا مینیمم مقدار را داشته باشد

مراحل برنامه‌نویسی پویا

پایه‌های برنامه‌نویسی پویا

1. مشخص کردن ساختار یک جواب بهینه
2. تعیین مقدار برای یک جواب بهینه بصورت بازگشتی
3. محاسبه مقدار یک جواب بهینه، معمولاً بصورت پایین به بالا
4. جواب بهینه را از روی اطلاعات محاسبه شده بدست بیاور

اگر فقط مقدار بهینه را می‌خواهیم و نه خود جواب بهینه، میتوان از مرحله چهارم صرف نظر کرد
برای بدست آوردن جواب بهینه میبایست برخی اطلاعات مازاد در مراحل قبلی نگهداری شوند

1. Characterize the structure of an optimal solution.
2. Recursively define the value of an optimal solution.
3. Compute the value of an optimal solution, typically in a bottom-up fashion.
4. Construct an optimal solution from computed information.

مسئله برش میله Rod Cutting

• برش یک میله بلند به قطعات کوچکتر به گونه ای که قیمت فروش آن بیشینه شود!

• خروجی‌ها:

- بیشترین درآمد قابل حصول r_n
- طول برش‌های مورد نیاز

• ورودی‌ها:

- طول میله اولیه n
- قیمت فروش بر حسب طول p_i
- قیمت برش رایگان

length i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
price p_i	1	5	8	9	10	17	17	20	24	30

جدول قیمت فروش بر حسب طول

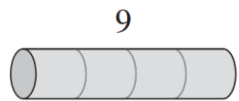
$$n = 4 \longrightarrow p_2 + p_2 = 5 + 5 = 10$$

مثال

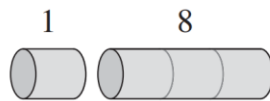
مسئله برش میله Rod Cutting

length i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
price p_i	1	5	8	9	10	17	17	20	24	30

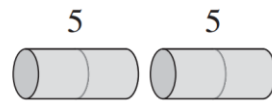
جدول قیمت فروش بر حسب طول



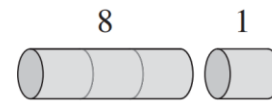
(a)



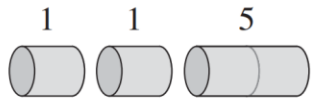
(b)



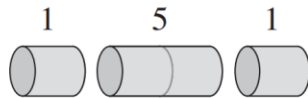
(c)



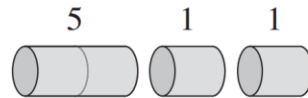
(d)



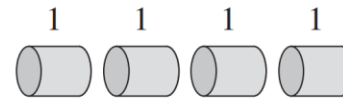
(e)



(f)



(g)



(h)

حالت‌های ممکن برای برش
میله به طول ۴

فرمول

$$(a + b)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} a^k b^{n-k}$$

partition function $e^{\pi \sqrt{2n/3}} / 4n\sqrt{3}$

• تعداد حالات ممکن برای برش یک میله به طول n ؟

جواب بهینه با مسئله برش میله

- اگر جواب بهینه میله را به k قسمت تقسیم کند، در این صورت برای برخی $1 \leq k \leq n$ خواهیم داشت:

$$n = i_1 + i_2 + \dots + i_k$$

$$r_n = p_{i_1} + p_{i_2} + \dots + p_{i_k}$$

بگونه‌ایکه در آمد حاصله بیشینه باشد:

length i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
price p_i	1	5	8	9	10	17	17	20	24	30

جدول قیمت فروش بر حسب طول

$$\begin{aligned}
 r_1 &= 1 \quad \text{from solution } 1 = 1 \quad (\text{no cuts}), & r_6 &= 17 \quad \text{from solution } 6 = 6 \quad (\text{no cuts}), \\
 r_2 &= 5 \quad \text{from solution } 2 = 2 \quad (\text{no cuts}), & r_7 &= 18 \quad \text{from solution } 7 = 1 + 6 \text{ or } 7 = 2 + 2 + 3, \\
 r_3 &= 8 \quad \text{from solution } 3 = 3 \quad (\text{no cuts}), & r_8 &= 22 \quad \text{from solution } 8 = 2 + 6, \\
 r_4 &= 10 \quad \text{from solution } 4 = 2 + 2, & r_9 &= 25 \quad \text{from solution } 9 = 3 + 6, \\
 r_5 &= 13 \quad \text{from solution } 5 = 2 + 3, & r_{10} &= 30 \quad \text{from solution } 10 = 10 \quad (\text{no cuts}).
 \end{aligned}$$

به دست آوردن ساختار جواب بهینه

- بیشترین در آمد حاصل از برش یک میله به طول n (r_n) با فرض داشتن بیشترین در آمد حاصل از برش میله‌های کوچکتر $(r_1, r_2, \dots, r_{n-1})$:

$$r_n = \max(p_n, \underbrace{r_1 + r_{n-1}}, \underbrace{r_2 + r_{n-2}}, \dots, \underbrace{r_{n-1} + r_1})$$

بدون برش

اولین برش با طول ۱

اولین برش با طول ۲

اولین برش با طول $n-1$

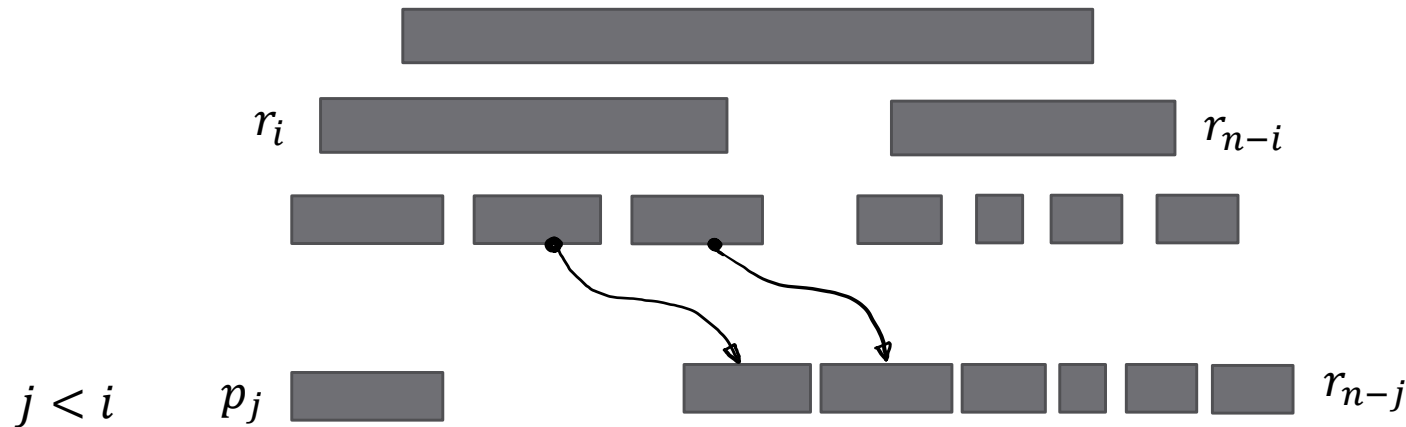
در ادامه، برش طرفین میله بصورت بهینه!

زیرساختار بهینه:
جواب بهینه مسئله را
می‌توان از جواب بهینه
زیرمسئله‌ها به دست
آورد

ساختار کلی جواب بهینه

- بیشترین در آمد حاصل از برش یک میله به طول n (r_n) با فرض داشتن بیشترین در آمد حاصل از برش میله های کوچکتر $(r_1, r_2, \dots, r_{n-1})$:

$$r_n = \max(p_n, r_1 + r_{n-1}, r_2 + r_{n-2}, \dots, r_{n-1} + r_1)$$



کلی حالت های تکراری خواهیم داشت.. برش فقط یک طرف در ادامه همه حالات را ایجاد میکند!

ساختار کلی جواب بهینه

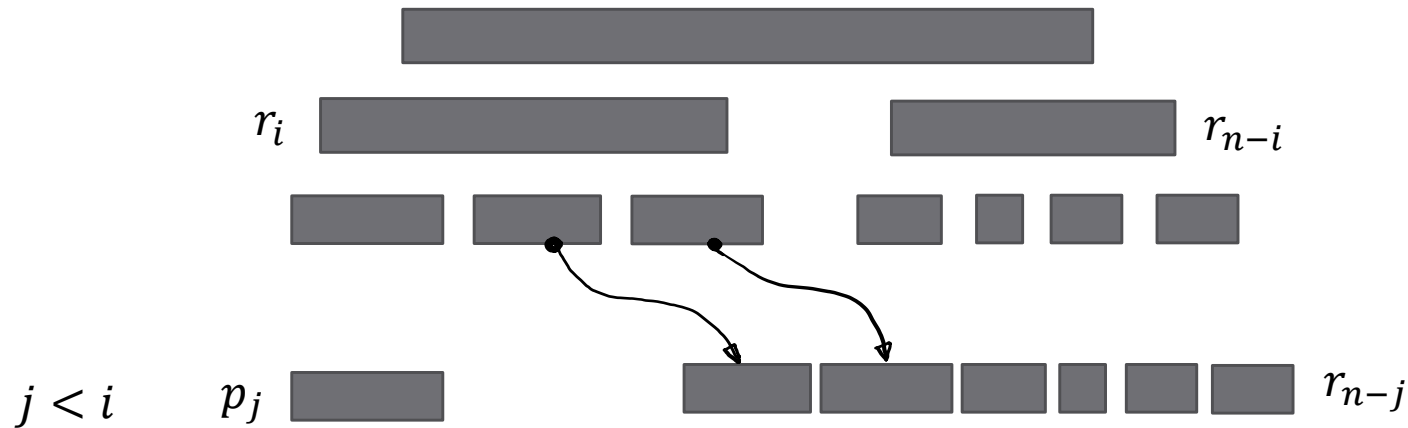
$$r_n = \max_{1 \leq i \leq n} (p_i + r_{n-i})$$

کمی ساده تر

ساختار کلی جواب بهینه

- بیشترین در آمد حاصل از برش یک میله به طول n (r_n) با فرض داشتن بیشترین در آمد حاصل از برش میله های کوچکتر $(r_1, r_2, \dots, r_{n-1})$:

$$r_n = \max(p_n, r_1 + r_{n-1}, r_2 + r_{n-2}, \dots, r_{n-1} + r_1)$$



کلی حالت های تکراری خواهیم داشت.. برش فقط یک طرف در ادامه همه حالات را ایجاد میکند!

ساختار کلی جواب بهینه

$$r_n = \max_{1 \leq i < n} (p_i + r_{n-i})$$

کمی ساده تر

حل بالا به پایین مسئله برش میله

ساختار کلی جواب بهینه

$$r_n = \max_{1 \leq i \leq n} (p_i + r_{n-i})$$

• حل بالا به پایین مسئله بصورت بازگشتی

Recursive top-down approach

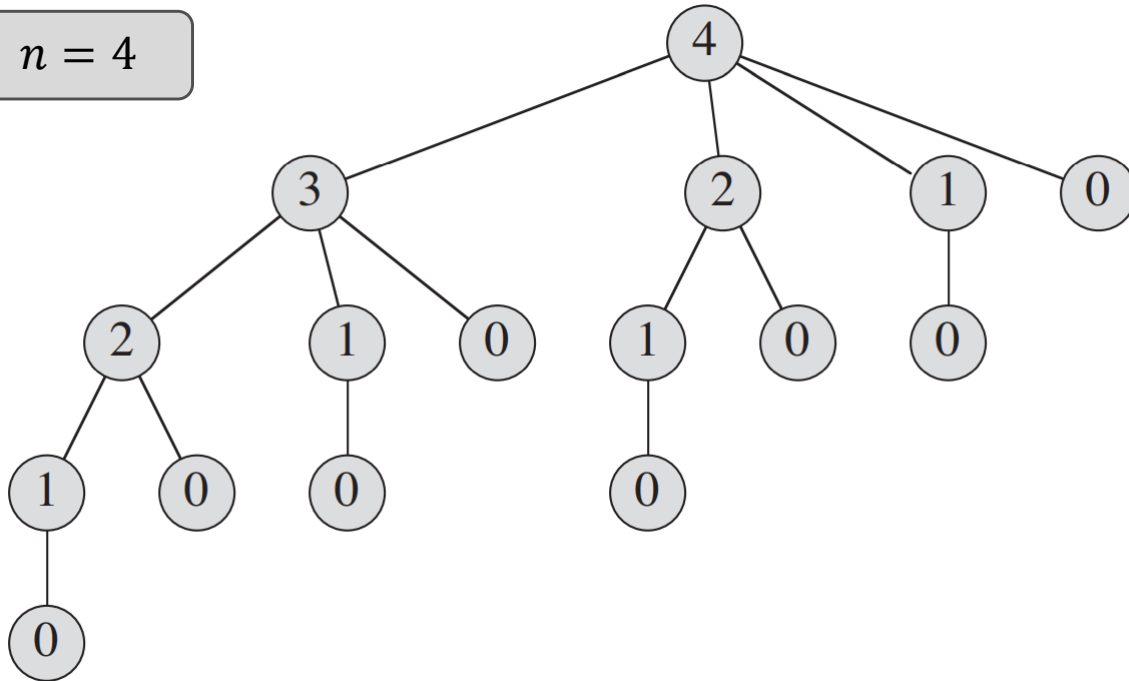
CUT-ROD(p, n)

```
1  if  $n == 0$ 
2      return 0
3   $q = -\infty$ 
4  for  $i = 1$  to  $n$ 
5       $q = \max(q, p[i] + \text{CUT-ROD}(p, n - i))$ 
6  return  $q$ 
```

بسیار زمان بر است! چرا؟؟

تحلیل زمان اجرا حل بالا به پایین مسئله برش میله

$n = 4$



CUT-ROD(p, n)

```

1  if  $n == 0$ 
2      return 0
3   $q = -\infty$ 
4  for  $i = 1$  to  $n$ 
5       $q = \max(q, p[i] + \text{CUT-ROD}(p, n - i))$ 
6  return  $q$ 
    
```

$$T(n) = 1 + \sum_{j=0}^{n-1} T(j)$$

$$T(n) = 2^n$$

برنامه نویسی پویا و مسئله برش میله

- ایده اصلی: کاری کنیم که هر زیرمسئله فقط یکبار حل شود!
- اگر در ادامه به زیرمسئله تکراری نیاز داریم از جواب قبلی استفاده کنیم نه محاسبه مجدد
- نیاز به حافظه اضافی برای نگهداری جواب‌های محاسبه شده (time-memory trade-off)
- روش‌های پیاده‌سازی

۱. حل بالا به پایین با حفظ کردن

ساختار کلی مشابه روش قبل

قبل از حل هر تابع بازگشتی چک میکند که آیا قبلاً محاسبه شده یا نه

اگر محاسبه شده فقط استفاده میکند در غیر اینصورت محاسبه و ذخیره میکند

۲. حل پایین به بالا

حل مسئله از کوچک به بزرگ
شروع از کوچکترین زیرمسئله

برای حل هر زیرمسئله مقادیر کوچکتر آن
قبلاً محاسبه و ذخیره شده

حل مسئله بزرگتر با مقادیر کوچکتر

برنامه نویسی پویا و مسئله برش میله

۱. حل بالا به پایین با حفظ کردن

ساختار کلی مشابه روش قبل

قبل از حل هر تابع بازگشتی چک میکند
که آیا قبلا محاسبه شده یا نه

اگر محاسبه شده فقط استفاده میکند
در غیر اینصورت محاسبه و ذخیره میکند

MEMOIZED-CUT-ROD(p, n)

```
1  let  $r[0..n]$  be a new array
2  for  $i = 0$  to  $n$ 
3       $r[i] = -\infty$ 
4  return MEMOIZED-CUT-ROD-AUX( $p, n, r$ )
```

MEMOIZED-CUT-ROD-AUX(p, n, r)

```
1  if  $r[n] \geq 0$ 
2      return  $r[n]$ 
3  if  $n == 0$ 
4       $q = 0$ 
5  else  $q = -\infty$ 
6      for  $i = 1$  to  $n$ 
7           $q = \max(q, p[i] + \text{MEMOIZED-CUT-ROD-AUX}(p, n - i, r))$ 
8   $r[n] = q$ 
9  return  $q$ 
```


برنامه نویسی پویا و مسئله برش میله

BOTTOM-UP-CUT-ROD(p, n)

```
1  let  $r[0..n]$  be a new array
2   $r[0] = 0$ 
3  for  $j = 1$  to  $n$ 
4       $q = -\infty$ 
5      for  $i = 1$  to  $j$ 
6           $q = \max(q, p[i] + r[j - i])$ 
7       $r[j] = q$ 
8  return  $r[n]$ 
```

۲. حل پایین به بالا

حل مسئله از کوچک به بزرگ
شروع از کوچکترین زیرمسئله

برای حل هر زیرمسئله مقادیر کوچکتر آن
قبلا محاسبه و ذخیره شده

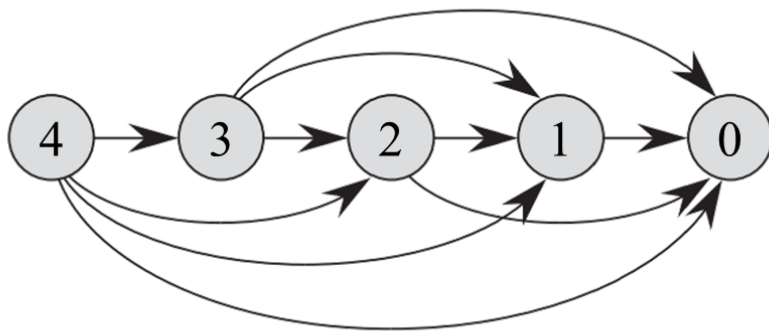
حل مسئله بزرگتر با مقادیر کوچکتر

- تحلیل زمانی هر دو روش: به دلیل حلقه تو در تو $\Theta(n^2)$
- روش پایین به بالا دارای ثابت کوچکتر و در نتیجه سریعتر

درخت زیرمسئله‌ها

- برای حل مسائل بصورت برنامه‌نویسی پویا باید رابطه بین زیرمسئله‌ها را بدانیم
- درخت زیرمسئله‌ها میتواند اطلاعات کافی در این زمینه به ما بدهد

درخت زیرمسئله‌ها برای $n = 4$



- یال جهت‌دار از گره x به گره y یعنی:
حل بهینه x نیازمند جواب بهینه y
- این گراف فشرده شده گراف حل بالا به پایین بازگشتی
- در روش پایین به بالا، گره y که از x به آن یالی وجود دارد باید قبل از حل گره x حتما حل شده باشد

بازسازی جواب بهینه



- تا الان: محاسبه بیشترین درآمد ممکن!
- اما روش بدست آوردن بیشترین درآمد؟ ← لیستی از طول قطعات

- نیازمند ذخیره سازی نه تنها مقدار بهینه بلکه انتخاب بهینه!

- انتخاب بهینه:

طول قطعه حاصل از اولین برش در حالت بهینه



p_j r_{n-j}

EXTENDED-BOTTOM-UP-CUT-ROD(p, n)

```

1  let  $r[0..n]$  and  $s[0..n]$  be new arrays
2   $r[0] = 0$ 
3  for  $j = 1$  to  $n$ 
4       $q = -\infty$ 
5      for  $i = 1$  to  $j$ 
6          if  $q < p[i] + r[j - i]$ 
7               $q = p[i] + r[j - i]$ 
8               $s[j] = i$ 
9       $r[j] = q$ 
10 return  $r$  and  $s$ 
    
```

بازسازی جواب بهینه

- تا الان: محاسبه بیشترین درآمد ممکن!
- اما روش بدست آوردن بیشترین درآمد؟ ← لیستی از طول قطعات

PRINT-CUT-ROD-SOLUTION(p, n)

```

1  ( $r, s$ ) = EXTENDED-BOTTOM-UP-CUT-ROD( $p, n$ )
2  while  $n > 0$ 
3      print  $s[n]$ 
4       $n = n - s[n]$ 

```

i	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$r[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	30
$s[i]$	0	1	2	3	2	2	6	1	2	3	10