

به نام پروردگار یگانه و یکتا



دانشگاه صنعتی اصفهان - دانشکده علوم ریاضی

محاسبات عددی

پدیدآورنده : رضا مختاری

ویرایش پنجم : زمستان ۹۸ و بهار ۹۹

فهرست مطالب

۱	خطاها
۱	۱.۱ منابع تولید خطا
۳	۲.۱ نمایش اعداد
۴	۳.۱ نمایش اعداد در رایانه
۴	۱.۳.۱ نمایش ۶۴-بیتی ممیز شناور
۶	۲.۳.۱ اعداد ماشینی
۸	۴.۱ انواع خطا
۹	۵.۱ خطای محاسبات (فرمول)
۱۲	۱.۵.۱ خطای اعمال ریاضی
۱۴	۲.۵.۱ تقریب توابع یک متغیره
۲۲	۲ ریشه‌یابی (حل معادلات غیرخطی)
۲۲	۱.۲ بررسی کمی ریشه‌ها
۲۴	۲.۲ دنباله‌های همگرا
۲۷	۳.۲ روش‌های عددی
۲۸	۱.۳.۲ روش دوبخشی
۳۰	۲.۳.۲ روش نابجایی
۳۲	۳.۳.۲ روش تکرار ساده
۳۷	۴.۳.۲ روش نیوتن
۴۲	۵.۳.۲ روش وتری
۴۶	۳ درونیابی
۴۷	۱.۳ درونیابی
۴۸	۱.۱.۳ روش لاگرانژ
۵۰	۲.۱.۳ روش تفاضلات تقسیم‌شده نیوتن
۵۳	۳.۱.۳ روش‌های پیشرو/پسرو نیوتن
۵۷	۲.۳ خطای چندجمله‌ای درونیاب

۵۹	۳.۳ برون‌یابی و درون‌یابی وارون
۶۲	۴.۳ تقریب کم‌ترین مربعات گسسته
۶۸	۴ مشتق‌گیری و انتگرال‌گیری عددی
۶۸	۱.۴ مشتق‌گیری عددی
۶۸	۱.۱.۴ روش مبتنی بر بسط تیلور
۷۱	۲.۴ انتگرال‌گیری عددی
۷۲	۱.۲.۴ قاعده ذوزنقه
۷۴	۲.۲.۴ قاعده سیمسون
۷۶	۳.۲.۴ قاعده نقطه میانی
۷۷	۴.۲.۴ قاعده‌های نیوتن-کاتس
۷۹	۵.۲.۴ کوادراتور گاوس
۸۳	۶.۲.۴ روش رامبرگ
۸۷	۵ دستگاه معادلات خطی
۸۸	۱.۵ روش‌های مستقیم
۸۸	۱.۱.۵ روش حذف گاوسی
۹۳	۲.۱.۵ روش حذفی گاوس-جردن
۹۹	۳.۱.۵ تجزیه مثلثی
۱۰۴	۲.۵ روش‌های تکراری
۱۰۴	۱.۲.۵ نرم برداری و ماتریسی
۱۰۶	۲.۲.۵ روش‌های مبتنی بر تفکیک ماتریسی
۱۱۰	۳.۵ آنالیز خطا
۱۱۵	۶ حل عددی معادلات دیفرانسیل عادی
۱۱۵	۱.۶ روش بسط تیلور
۱۱۷	۲.۶ روش اویلر
۱۱۸	۳.۶ روش‌های رانگ-کوتا
۱۲۰	۴.۶ دستگاه معادلات دیفرانسیل مرتبه اول
۱۲۱	۱.۴.۶ روش اویلر
۱۲۲	۲.۴.۶ روش اویلر اصلاح‌شده
۱۲۴	۳.۴.۶ روش تیلور
۱۲۴	۴.۴.۶ روش رانگ-کوتای چهار مرحله‌ای
۱۲۶	۵.۴.۶ معادلات دیفرانسیل عادی مرتبه بالاتر

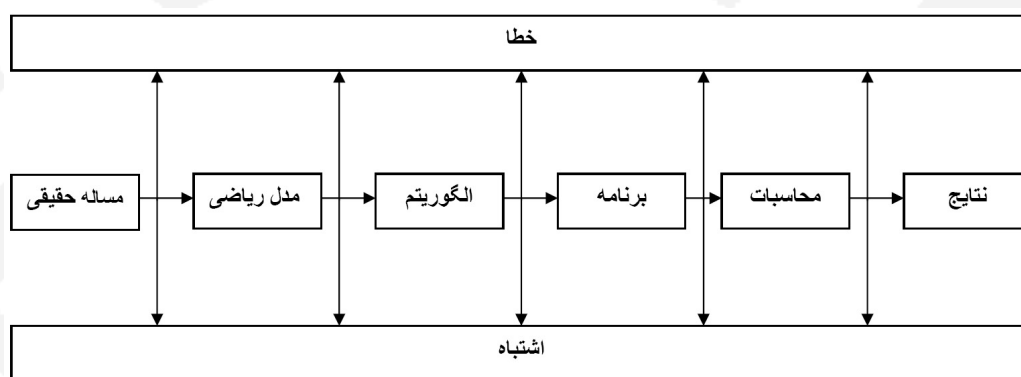
فصل ۱

خطاها

زمانی که به دست آوردن جواب دقیق (واقعی یا تحلیلی) یک مسئله به سادگی امکان پذیر نیست و یا مقرون به صرفه نیست، به کمک روش های عددی، یک جواب تقریبی برای مسئله پیدا کنیم. این فرایند به تولید خطا منجر می شود. در این فصل قصد داریم منابع تولید خطا و انواع خطا را شناسایی کرده و تا حدی از انتشار خطا جلوگیری کنیم.

۱.۱ منابع تولید خطا

بیشتر مواقع در عمل با یک مسئله حقیقی (فیزیکی) مواجه هستیم و بنابر دلایلی، جواب تقریبی (عددی) آن را جستجو می کنیم. مراحل یافتن جواب تقریبی یک مسئله حقیقی در روندنمای آمده در شکل ۱.۱ خلاصه می شود. این روندنما مکان های احتمالی بروز خطا و همچنین اشتباهات را نیز نشان می دهد.



شکل ۱.۱: فرایند تولید جواب عددی (تقریبی)

تذکر ۱.۱ اختلافی که بین جواب دقیق و تقریبی وجود دارد ممکن است از اشتباهات و خطاها ناشی شده باشد. اشتباه را می توان برطرف کرد ولی خطا بیشتر اوقات اجتناب ناپذیر است. به عنوان مثال قراردادن ۲۳۲۲ به جای ۲۲۳۲ یک اشتباه است و استفاده از $3/14$ به جای عدد π که بسط ده دهی نامختوم دارد، موجب بروز خطا می شود.

مراحل مختلف روندنمای آمده در شکل ۱.۱ را در مثال بعد دنبال می کنیم.

مثال ۱.۱ (مسئله حقیقی) می خواهیم دوره تناوب حرکت نوسانی و متناوب یک آونگ ساده به جرم m و طول l را به دست آوریم. فرض کنید $\theta(t)$ جابجایی زاویه ای آونگ در زمان t باشد. به کمک برخی از قوانین و اصول فیزیک و ریاضیات، صرف نظر از مقاومت هوا و اصطکاک در لولا، مدل این مسئله به صورت

$$ml \frac{d^2 \theta}{dt^2} = -mg \sin \theta,$$

یا $\frac{d^2 \theta}{dt^2} = -\frac{g}{l} \sin \theta$ به دست می آید که یک معادله دیفرانسیل عادی غیرخطی است. با فرض کوچک بودن θ یعنی

$$\theta = 6^\circ \simeq 0.1047 \text{ rad}, \quad \sin \theta \simeq 0.1045,$$

$$\theta = 15^\circ \simeq 0.2618 \text{ rad}, \quad \sin \theta \simeq 0.2598,$$

می توان فرض کرد $\sin \theta \simeq \theta^{\text{rad}}$ و معادله دیفرانسیل غیرخطی را به صورت زیر نوشت

$$\frac{d^2 \theta}{dt^2} + \omega^2 \theta = 0, \quad \omega^2 = \frac{g}{l}.$$

این معادله دیفرانسیل خطی جوابی متناوب به صورت $\theta(t) = c_1 \sin \omega t + c_2 \cos \omega t$ دارد و بنابراین دوره تناوب آونگ ساده عبارت است از $T = \frac{2\pi}{\omega} = 2\pi \sqrt{\frac{l}{g}}$.

△

با توجه به این مثال، می توان خطاها را از نقطه نظر منبع تولید به صورت زیر تقسیم بندی کرد.

انواع خطا

۱. ذاتی

- مدل (ناشی از صرف نظرها، چشم پوشی ها و ساده سازی ها مانند فرض $\sin \theta \simeq \theta^{\text{rad}}$)
- داده های مدل (ناشی از آزمایشات و اندازه گیری ها مثل g, l)

۲. محاسباتی

- نمایش اعداد (مانند $\pi = 3.14$)
- اعمال ریاضی (به عنوان مثال $\frac{l}{g}$)
- روش های (الگوریتم های) عددی (محاسباتی) (مثل خطای روش محاسبه $\sqrt{\frac{l}{g}}$)

تذکر ۲.۱ خطاهای ذاتی به محاسبات عددی مربوط نمی شود اما برای پرهیز از خطاهای محاسباتی و کنترل آن ها باید راه چاره ای پیدا کرد.

تذکر ۳.۱ برای اطلاعات بیشتر در خصوص اثرات مخرب خطاها و اشتباهات به آدرس های زیر مراجعه کنید.

en.wikipedia.org/wiki/Computer_bug, www.devtopics.com/20-famous-software-disasters/

در اینجا فقط به دو مورد زیر اشاره می شود.

- عدم موفقیت موشک پاتریوت در جنگ خلیج فارس سال ۱۹۹۱ (۲۸ کشته و ۱۰۰ زخمی) به دلیل وقوع خطای گرد کردن در محاسبات مسیر
- شکست ماموریت موشک آریان ۵ فرانسه در سال ۱۹۹۶ (۵۰۰ میلیون دلار خسارت مادی) به دلیل وقوع پاریزا در رایانه آن

۲.۱ نمایش اعداد

در این بخش به بررسی نمایش اعداد حقیقی می پردازیم. اثبات برخی از قضایا را می توان در مراجع آنالیز عددی یافت.

قضیه ۱.۱ هر عدد حقیقی مثبت x نمایشی به صورت

$$\begin{aligned} x &= a_m \beta^m + a_{m-1} \beta^{m-1} + \dots + a_1 \beta^1 + a_0 \beta^0 + a_{-1} \beta^{-1} + a_{-2} \beta^{-2} + \dots \\ &= (a_m a_{m-1} \dots a_1 a_0 / a_{-1} a_{-2} \dots) \beta, \end{aligned} \quad (1.1)$$

دارد که در آن $a_m \neq 0$ و $a_i \in \{0, 1, 2, \dots, \beta - 1\}$, $m \in \mathbb{Z}$

تذکر ۴.۱ رابطه (۱.۱) به نمایش (بسط) عدد x در مبنای β معروف است و اگر $\beta = ۱۰$ اختیار شود به آن، نمایش (بسط) ده دهی (اعشاری) گویند (متداول در زندگی روزمره) و در حالتی که $\beta = ۲$ در نظر گرفته شود به آن، نمایش دودویی (باینری) گفته می شود (مبنای کار رایانه).

قضیه ۲.۱ نمایش یک عدد گویا (در هر مبنایی) یا مختوم است یا نامختوم متناوب.

نتیجه ۱.۲.۱ بسط یک عدد گنگ، نامختوم نامتناوب است.

مثال ۲.۱ به موارد زیر در مبناهای متفاوت توجه کنید

$$\begin{aligned} \frac{2}{3} &= 0.666\dots = 0.\overline{6} = (0/2)_3, & \frac{2}{8} &= 0.25 = (0/3)_8, & \sqrt{2} &= 1.4142\dots, \\ 0/1 &= (0/00011)_2, & \frac{1}{4} &= 0.25 = (0/01)_2, & \pi &= 3.141592\dots \end{aligned}$$

تذکر ۵.۱ اگر چه فرض $a_m \neq 0$ برای یکنایی نمایش (۱.۱) در نظر گرفته شده است، برای منحصر به فرد بودن نمایش (۱.۱) به فرض‌های دیگری نیز نیاز است. به مثال زیر توجه کنید

$$\begin{aligned} 3/479999\ldots &= 3/47\bar{9} = 3 \times 10^0 + 4 \times 10^{-1} + 7 \times 10^{-2} + 9 \times 10^{-3} + 9 \times 10^{-4} + \ldots \\ &= 3/47 + \frac{9 \times 10^{-2}}{1 - 10^{-1}} = 3/47 + 0/01 = 3/48. \end{aligned}$$

یعنی برای اعداد $3/47\bar{9}$ و $3/48$ یک نمایش وجود دارد. اگر فرض کنیم عدد صحیح z چنان وجود داشته باشد که $0 = a_j = a_{j-1} = \ldots$ (به عبارتی فرض کنیم بسط مختوم باشد) این مشکل برطرف می‌شود.

تذکر ۶.۱ هنگام کار با رایانه (ماشین حساب) اعداد را در مبنای 10 وارد کرده و انتظار داریم نتایج (خروجی) نیز در همین مبنا نمایش داده شود ولی این وسایل با مبنای دیگری (امروزه مبنای 2 و در قدیم مبناهای دیگری مانند 16) کار می‌کنند. بنابراین مسئله تغییر مبنا مطرح می‌شود که ممکن است خطایی به دنبال داشته باشد که در اینجا از بررسی آن صرف نظر می‌کنیم.

۳.۱ نمایش اعداد در رایانه

برای نمایش اعداد در ماشین، ابتدا نمایشی به نام ممیز ثابت^۲ در نظر گرفته شد که در آن هر عدد حقیقی x به صورت زیر نمایش داده می‌شود

$$x = \pm(a_n a_{n-1} \ldots a_1 a_0 / a_{-1} a_{-2} \ldots a_{-m}) \beta,$$

که در آن m و n اعداد مشخص و ثابتی هستند. در اصل در این نمایش مکان ممیز مشخص و ثابت است. برای نمایش اعداد بسیار بزرگ (کوچک) در این نمایش با مشکل مواجه می‌شویم و در نتیجه این نمایش برای محاسبات علمی مناسب نیست ولی برای بسیاری از کاربردها مانند حسابداری، این نمایش سودمند است و هنوز هم ماشین‌هایی بر این اساس ساخته می‌شوند.

یک روش جدید و متداول برای نمایش اعداد در رایانه، نمایش ممیز (نقطه) شناور (سیار)^۳ است که از بدو پیدایش مورد توجه سازندگان سخت‌افزار رایانه قرار گرفت و تا حدودی به طور سلیقه‌ای با آن برخورد شد تا زمانی که استandar دی توسط IEEE^۴ وضع شد.

۱.۳.۱ نمایش ۶۴-بیتی ممیز شناور

این نمایش پیش از این به دقت دو برابر (مضاعف)^۵ معروف بوده و متناظر با نوع double در زبان C است. در این نمایش برای نمایش هر عدد در مبنای 2 ، ابتدا یک ساختار به طول 64 بیت در نظر گرفته می‌شود. اولین بیت به بیت علامت

^۲ Fixed point

^۳ Floating point

^۴ IEEE standard 754-1985

^۵ Double precision

معروف است و با s نمایش داده شود و بلافاصله بعد از آن ۱۱ بیت برای مشخصه^۶ در نظر گرفته می شود و با c نمایش داده می شود و ۵۲ بیت باقی مانده به نام مانتیس منظور می شود که آن را با f نشان می دهند. اگرچه برای مانتیس ۵۲ بیت در نظر گرفته شده است ولی در واقع ساختار $1 + f$ موجب می شود که ۵۳ بیت داشته باشیم که آن یک بیت اضافه به بیت پنهان معروف است و برای یکتایی نمایش لازم است. برای هر عدد نمایشی به صورت $(-1)^s \times 2^e \times (1 + f)$ در نظر گرفته می شود که در آن $e = c - 1023$ (نما) است. محدودیت $2047 = 2^{11} - 1 = (110001)_2 \leq c \leq 0$ موجب می شود که

$$-1023 \leq e \leq 1024.$$

از طرف دیگر محدودیت $0 \leq f \leq (0/110001)_2$ باعث می گردد که $1 \leq (1 + f)_2 \leq (1/110001)_2$ ^{۵۲times} بنابراین اگر کوچک ترین و بزرگ ترین عدد مثبت قابل نمایش را به ترتیب با mN (realmin در محیط MATLAB) و MN (realmax در محیط MATLAB) نشان دهیم آنگاه

$$mN = 2^{-1022} \times (1/000000)_2 \simeq 2/22507 \times 10^{-308},$$

$$MN = 2^{1024} \times (1/000000)_2 \simeq 1/79769 \times 10^{308}.$$

تذکر ۷.۱ باید توجه داشت که توان -1023 برای نمایش صفر و توان 1024 با مانتیس مثبت برای نمایش ∞ (inf) در محیط MATLAB) و صور مبهم (NaN در محیط MATLAB) مورد استفاده قرار می گیرد.

تعریف ۱.۱ در نمایش اعداد ماشینی، کوچک ترین عدد مثبت ماشینی که اگر به ۱ اضافه شود عددی بزرگ تر از ۱ به دست می آید به اپسیلون ماشینی^۷ معروف است و با ϵ نمایش داده می شود.

چون در نمایش ۶۴-بیتی بعد از ۱ عدد $(1/000000)_2$ قرار می گیرد، پس

$$\epsilon = (1/000000)_2 - 1 = (0/000000)_2 = 2^{-52} \simeq 2/220446 \times 10^{-16}.$$

حال بزرگترین عدد صحیح مثبت M را تعیین می کنیم که هر عدد صحیح x با شرط $0 \leq x \leq M$ در این نمایش به طور دقیق قابل نمایش باشد. به وضوح، تمام اعداد صحیح نامنفی که بزرگتر از $2^{52} \times (1/110001)_2 = 2^{52} - 1$ نباشند به طور دقیق قابل نمایش هستند و به علاوه 2^{52} نیز به صورت $2^{52} \times (1/000000)_2$ قابل نمایش است. اما تعداد ارقام در مانتیس جهت نمایش $2^{52} + 1$ کافی نیست (۵۳ رقم در مانتیس لازم است). بنابراین $M = 2^{52} \simeq 9/007199 \times 10^{15}$ و در نتیجه تمام اعداد صحیح ۱۵ رقمی و بسیاری از اعداد ۱۶ رقمی در این نمایش به طور دقیق قابل نمایش هستند (گفته می شود دقت در نمایش ۶۴-بیتی ۱۵ الی ۱۶ رقم است). البته بسیاری از توان های ۲ نیز به طور دقیق قابل نمایش هستند.

تذکر ۸.۱ مجموعه اعداد با ممیز شناور را با \mathbb{FP} نمایش می دهیم. محور اعداد با ممیز شناور بر خلاف محور اعداد حقیقی، متناهی و گسسته است و برخلاف آنچه به نظر می رسد، نقاط روی این محور هم فاصله نیستند. اگر در هنگام انجام محاسبات، عددی در فاصله $(-mN, mN)$ تولید شود پیام پاریز^۸ و اگر عدد تولید شده از MN بزرگ تر یا از $-MN$ کوچک تر شود پیام سرریز^۹ صادر می شود. از توان های 10^{23} - و 10^{24} برای نمایش پیام های پاریز و سرریز نیز استفاده می شود.

تذکر ۹.۱ بسیاری از نرم افزارها مانند MATLAB از محدودیت های سخت افزار پیروی می کنند و بعضی از نرم افزارها مانند Mathematica، محدودیت های سخت افزار را از طریق برنامه های نرم افزاری برطرف می کنند و به اصطلاح دقت را بالا می برند که ممکن است با کاهش سرعت انجام محاسبات همراه باشد.

۲.۳.۱ اعداد ماشینی

به منظور سادگی نوشتار، برای هر عدد ماشینی^{۱۰} (یا عناصر مجموعه اعداد \mathbb{FP})، نمایشی به صورت

$$\text{نما (توان)} \leftarrow \pm \underbrace{0/d_1 \dots d_k}_{\text{مانتیس}} \times 10^n$$

در نظر گرفته می شود که در آن n به زیرمجموعه ای از \mathbb{Z} مانند $[L, U]$ تعلق دارد و به ازای $i = 1, 2, \dots, k$ داریم $d_i \in \{0, 1, \dots, 9\}$ و برای یکتایی نمایش فرض می شود $d_1 \neq 0$. به این نمایش، نمایش ممیز شناور دهی نرمال شده گفته می شود و چنین اعدادی را، اعداد ماشینی دهی k -رقمی نیز می نامند. ایده چنین نمایشی، از نمایش علمی نرمال شده اعداد ناشی شده است. در نمایش علمی نرمال شده، هر عدد حقیقی مخالف صفر x را می توان به صورت

$$x = \pm \underbrace{0/d_1 d_2 \dots d_k d_{k+1} d_{k+2} \dots}_{\text{مانتیس}} \times 10^n \leftarrow \text{نما (توان)}$$

نمایش داد که در آن $n \in \mathbb{Z}$ و به ازای $i = 1, 2, \dots, k$ داریم $d_i \in \{0, 1, \dots, 9\}$ و $d_1 \neq 0$. واضح است که برای نمایش x به صورت ممیز شناور دهی نرمال شده در یک ماشین $(k$ -رقمی)، باید k رقم از مانتیس آن را حفظ کرده و بقیه را کنار گذاشت، که برای این کار روش های زیر موجود است

۱. روش قطع کردن (برش)^{۱۱}

۲. روش گرد کردن معمولی^{۱۲}

۳. روش گرد کردن به زوج^{۱۳}

^۸ Underflow

^۹ Overflow

^{۱۰} Machine number

^{۱۱} Chopping

^{۱۲} Rounding

^{۱۳} Rounding to even

در روش قطع کردن، k رقم از مانتیس حفظ و بقیه کنار گذاشته می شود در حالی که در روش گرد کردن معمولی، ابتدا روش قطع کردن اعمال شده، سپس اگر $d_{k+1} \geq 5$ یک واحد به d_k اضافه می گردد. اما در روش گرد کردن به زوج، ابتدا روش قطع کردن اعمال شده و در هر یک از حالت های زیر یک واحد به d_k اضافه می گردد

$$\bullet \quad d_{k+1} > 5$$

$$\bullet \quad d_{k+1} = 5 \text{ و رقم مخالف صفری در سمت راست } d_{k+1} \text{ مشاهده شود}$$

$$\bullet \quad d_{k+1} = 5 \text{ و رقم مخالف صفری در سمت راست } d_{k+1} \text{ مشاهده نشود و } d_k \text{ فرد باشد.}$$

قضیه ۳.۱ اگر $x = \circ / d_1 d_2 d_3 \dots d_k d_{k+1} \dots \times 10^n$ یک عدد حقیقی ناصفر در نمایش علمی نرمال شده باشد، $\tilde{fl}(x) = \circ / d_1 d_2 d_3 \dots d_k \times 10^n$ عدد ماشینی k -رقمی متناظر با x است که از روش قطع کردن به دست می آید و

$$|x - \tilde{fl}(x)| \leq 1 \times 10^{n-k}.$$

هم چنین $fl(x) = \circ / \delta_1 \delta_2 \dots \delta_k \times 10^m$ ($m = n$ یا $m = n + 1$) عدد ماشینی k رقمی متناظر با x است که از روش گرد کردن معمولی به دست می آید و خواهیم داشت

$$|x - fl(x)| \leq 5 \times 10^{n-k-1} = \circ / 5 \times 10^{n-k}.$$

پرسش ۱.۱ تفاوت 47^{km} با 47000^m یا تفاوت $3/7$ با $3/70$ یا $3/700$ در چیست؟

تعریف ۲.۱ منظور از ارقام بامعنا یک عدد مخالف صفر، ارقام مخالف صفر، صفرهای بین دو رقم مخالف صفر و صفرهایی است که در سمت راست عدد به منظور نشان دادن نوعی دقت قرار داده می شوند است (تمام ارقام مانتیس در نمایش علمی نرمال شده).

مثال ۳.۱ عدد $\circ / 0007045000$ حداقل ۴ رقم بامعنا و حداکثر ۷ رقم بامعنا دارد. \triangle

قرارداد ۱.۱ rD یعنی r رقم اعشار (تنظیم ماشین حساب روی Mode fix r) و rS یعنی r رقم بامعنا (تنظیم ماشین حساب روی Mode sci r) ^{۱۴}.

مثال ۴.۱ در جدول ۱.۱، چند عدد و مقادیر تقریبی متناظر با آن ها با روش های قطع کردن (\tilde{x}) و گرد کردن معمولی (\tilde{x}) با دقت $3S$ و $3D$ داده شده است. \triangle

تذکر ۱۰.۱ از این به بعد، گرد کردن معمولی را به کار می بریم.

x	۲۸,۶۴۲۴	۰,۰۰۵۷۶۷۱	۴,۹۸۵۰	-۲۱۷۵,۳۴۵۱۲
$\tilde{x}(3S)$	۲۸,۶	۰,۰۰۵۷۷	۴,۹۹	-۲۱۸۰
$\tilde{x}(3D)$	۲۸,۶۴۲	۰,۰۰۰۶	۴,۹۸۵	-۲۱۷۵,۳۴۵
$\hat{x}(3S)$	۲۸,۶	۰,۰۰۵۷۶	۴,۹۸	-۲۱۷۰
$\hat{x}(3D)$	۲۸,۶۴۲	۰,۰۰۰۵	۴,۹۸۵	-۲۱۷۵,۳۴۵

جدول ۱.۱: مثال‌هایی از گرد کردن و قطع کردن معمولی

۴.۱ انواع خطا

تعریف ۳.۱ اگر a تقریبی از A باشد $\Delta a = |A - a|$ را خطای مطلق a نسبت به A نامند. Δa منحصر به فرد است و در عمل بیشتر مواقع قابل تعیین نیست و به جای آن از هر عدد b_a استفاده می‌شود که کمتر از Δa نباشد. b_a منحصر به فرد نیست و به آن کران خطای مطلق گویند. بنابراین $\Delta a \leq b_a$ و در نتیجه $a - b_a \leq A \leq a + b_a$. بعضی مواقع از نمایش $A = a \pm b_a$ استفاده می‌شود.

مثال ۵.۱ اگر عدد $a = ۱,۷۳۲$ را به عنوان تقریبی از $A = \sqrt{3}$ در نظر بگیریم، آنگاه

$$\Delta a = |\sqrt{3} - ۱,۷۳۲| = ۱,۷۳۲۰۵۰۸۰۷۵\dots - ۱,۷۳۲ = ۰,۰۰۰۰۵۰۸۰۷۵\dots,$$

از طرفی می‌دانیم $۱,۷۳۲۱ < \sqrt{3} < ۱,۷۳۲۰$ بنابراین $۰,۰۰۰۰۱ < \sqrt{3} - ۱,۷۳۲ < ۰,۰۰۰۰۱$ پس $b_a = ۰,۰۰۰۰۱$ که معیاری برای نزدیکی $۱,۷۳۲$ به $\sqrt{3}$ است.

Δ

پرسش ۲.۱ آیا خطای مطلق معیار مناسبی برای مقایسه خطاها است؟

پاسخ. خیر. به عنوان مثال خطای مطلق یک صندوق دار بانک، تاپیست و دروازه بان را در نظر بگیرید.

تعریف ۴.۱ اگر $a \neq ۰$ تقریبی از A باشد $\delta a = \frac{|A-a|}{|A|} = \frac{\Delta a}{|A|}$ خطای نسبی a نسبت به A نامیده می‌شود و مشابه خطای مطلق منحصر به فرد است و بیشتر مواقع در عمل قابل تعیین نیست و از کران خطای نسبی استفاده می‌شود. $\delta a \times ۱۰۰$ به درصد خطا معروف است.

قضیه ۴.۱ اگر a تقریبی از A باشد و b_a یک کران خطای مطلق برای این تقریب باشد آنگاه

$$\delta a \leq \frac{b_a}{|a| - b_a}.$$

به علاوه اگر b_a نسبت به $|a|$ خیلی کوچک باشد

$$\delta a \leq \frac{b_a}{|a|}.$$

مثال ۶.۱ اگر عدد $a = ۱/۷۳۲$ را به عنوان تقریبی از $A = \sqrt{3}$ در نظر بگیریم، آنگاه

$$\delta a = \frac{|\sqrt{3} - ۱/۷۳۲|}{\sqrt{3}} = \frac{۱/۷۳۲۰۵۰۸۰۷۵\dots - ۱/۷۳۲}{۱/۷۳۲۰۵۰۸۰۷۵\dots} = \frac{۰/۰۰۰۰۵۰۸۰۷۵\dots}{۱/۷۳۲۰۵۰۸۰۷۵\dots}.$$

پس

$$\delta a = ۰/۰۰۰۰۰۲۹۳۳۳۷\dots < ۰/۰۰۰۰۰۳.$$

اما با توجه به قضیه ۴.۱ و $b_a = ۰/۰۰۰۰۱$ می توان نوشت

$$\delta a \leq \frac{۰/۰۰۰۰۱}{۱/۷۳۲ - ۰/۰۰۰۰۱} = \frac{۰/۰۰۰۰۱}{۱/۷۳۱۹} = ۰/۰۰۰۰۰۵۷۷۴۰۰۵\dots < ۰/۰۰۰۰۰۶$$

و یا

$$\delta a \leq \frac{۰/۰۰۰۰۱}{۱/۷۳۲} = ۰/۰۰۰۰۰۵۷۷۳۶۷۲\dots < ۰/۰۰۰۰۰۶.$$

△

قضیه ۵.۱ اگر a تقریبی از A با n رقم بامعنای درست باشد و $b = ۱۰^t \times a$ و $B = ۱۰^t \times A$ که در آن t عددی صحیح است آنگاه b نیز تقریبی از B با n رقم بامعنای درست است و خطای نسبی b و a برابر است.

قضیه ۶.۱ اگر a گرد شده A تا n رقم بامعنا باشد آنگاه a دارای n رقم بامعنای درست است.

قضیه ۷.۱ ارتباط دقت (خطای نسبی) با تعداد ارقام بامعنای درست

اگر a دارای n رقم بامعنای درست باشد، آنگاه $\delta a < ۵ \times ۱۰^{-n}$ به شرط آن که ارقام بامعنای درست a از یک رقم ۱ و $n-۱$ رقم صفر در جلوی آن تشکیل نشده باشد. برعکس اگر $\delta a \leq ۵ \times ۱۰^{-n-1} = ۰/۵ \times ۱۰^{-n}$ آنگاه a دارای دست کم n رقم بامعنای درست است.

مثال ۷.۱ تقریبی از $\sqrt{3}$ ارایه دهید که خطای نسبی آن از ۱۰^{-4} کمتر باشد. بنابر قضیه ۷.۱ اگر a تقریبی از $\sqrt{3}$ باشد که ۵ رقم بامعنای درست داشته باشد آنگاه $۱۰^{-4} < ۵ \times ۱۰^{-5} < e_r(a)$. از این رو، با توجه به قضیه ۶.۱ کافی است a گرد شده $\sqrt{3}$ تا ۵ رقم بامعنا باشد، یعنی $a = ۱/۷۳۲۱$.

△

۵.۱ خطای محاسبات (فرمول)

فرض کنید $z = f(x_1, \dots, x_n)$ تابعی باشد که می خواهیم آن را در نقطه (x_1, \dots, x_n) ارزیابی کنیم. بدون کاستن از کلیت فرض کنید $\Delta x_i = x_i - \hat{x}_i$ که در آن \hat{x}_i مقدار تقریبی x_i است. پس می توان نوشت

$$z = f(x_1, \dots, x_n) = f(\hat{x}_1 + \Delta x_1, \dots, \hat{x}_n + \Delta x_n).$$

بنابر بسط تیلور توابع n متغیره داریم

$$z = f(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n) + \left(\Delta x_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + \dots + \Delta x_n \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n) + R,$$

که در آن R جمله خطا بوده و شامل حاصل ضربها و توانهای Δx_i ها است و چون Δx_i ها کوچک هستند از R چشمپوشی کرده، خواهیم داشت

$$f(x_1, \dots, x_n) - f(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n) \simeq \left(\Delta x_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + \dots + \Delta x_n \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n),$$

و اگر $\hat{z} = f(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n)$ آنگاه

$$\Delta z = |z - \hat{z}| \simeq \left| \left(\Delta x_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + \dots + \Delta x_n \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n) \right|,$$

و بلافاصله داریم

$$\delta z = \frac{\Delta z}{|z|} \simeq \left| \frac{\left(\Delta x_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + \dots + \Delta x_n \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n)}{f(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n)} \right|.$$

مثال ۸.۱ (مستقیم) یک استوانه به شعاع قاعده $\frac{\pi}{4}$ و ارتفاع $\sqrt{2}$ را در نظر بگیرید. اگر شعاع و ارتفاع استوانه و عدد π را با دقت $4D$ وارد محاسبات کنیم، حجم این استوانه با چه خطایی به دست می‌آید؟ می‌دانیم حجم یک استوانه از قاعده $\pi r^2 h$ تعیین می‌شود که در آن شعاع قاعده r و ارتفاع استوانه h اگر تعریف کنیم $z = V(p, r, h) = \pi r^2 h$ ، آنگاه باید V به ازای $p = \pi$ ، $r = \frac{\pi}{4}$ و $h = \sqrt{2}$ ارزیابی شود. تمام محاسبات را با دقت $4D$ دنبال می‌کنیم. بنابراین

$$p = \pi \rightarrow \hat{p} = 3,1416$$

$$r = \frac{\pi}{4} \rightarrow \hat{r} = 1,3333$$

$$h = \sqrt{2} \rightarrow \hat{h} = 1,4142$$

و داریم $\Delta p, \Delta r, \Delta h \leq 0,5 \times 10^{-4}$. بنابراین

$$\hat{z} = V(\hat{p}, \hat{r}, \hat{h}) = 3,1416 \times 1,3333^2 \times 1,4142 = 7,8980.$$

از طرفی

$$\Delta z \simeq \Delta p \hat{r}^2 \hat{h} + 2 \Delta r \hat{p} \hat{r} \hat{h} + \Delta h \hat{p} \hat{r}^2 \leq (\hat{r}^2 \hat{h} + 2 \hat{p} \hat{r} \hat{h} + \hat{p} \hat{r}^2) \times 0,5 \times 10^{-4} < 10^{-2}.$$

در نتیجه حجم استوانه برابر است با $۷/۸۹۸ \pm ۰/۰۰۱$. به کمک یک ماشین حساب ۱۰ رقمی به دست می آوریم $z = ۷/۸۹۸۴۵۸۵۵۵$ و بنابراین خطای واقعی عبارت است از

$$\Delta z = |z - \hat{z}| = ۴/۵۸۵۵۵۴ \times ۱۰^{-۴} < ۰/۰۰۱.$$

△

مثال ۹.۱ (معکوس) اعداد $x = \sqrt{5}$ و $y = \frac{\pi}{۱۱}$ را با چه دقتی در نظر بگیریم تا مقدار $۶x^۲(\ln x + \sin ۲y)$ با دقت $۲D$ حساب شود؟ اگر فرض کنیم

$$z = f(x, y) = ۶x^۲(\ln x + \sin ۲y),$$

آنگاه

$$\frac{\partial f}{\partial x} = ۱۲x(\ln x + \sin ۲y) + ۶x, \quad \frac{\partial f}{\partial y} = ۱۲x^۲ \cos ۲y,$$

و در نتیجه با فرض $x = ۲/۲$ و $y = ۰/۳$ و x و y را با دقت $۱S$ یا $۲S$ در نظر می گیریم داریم

$$\Delta z \simeq \left| \Delta x \frac{\partial f(۲/۲, ۰/۳)}{\partial x} + \Delta y \frac{\partial f(۲/۲, ۰/۳)}{\partial y} \right| \simeq |۴۸/۹ \Delta x + ۴۷/۹ \Delta y|,$$

و برای برقراری نابرابری $\Delta z \leq ۰/۵ \times ۱۰^{-۲}$ باید داشته باشیم

$$|۴۸/۹ \Delta x + ۴۷/۹ \Delta y| \leq ۰/۵ \times ۱۰^{-۲}.$$

یک جواب نامعادله اخیر عبارت است از

$$\Delta x \leq ۰/۵ \times ۱۰^{-۴}, \quad \Delta y \leq ۰/۵ \times ۱۰^{-۴}.$$

△

بنابراین برای رسیدن به نتیجه مطلوب، x و y را می توان با دقت $۴D$ در نظر گرفت.

مثال ۱۰.۱ اگر در محاسبه $z = ab^۲c^۳$ ، خطای نسبی a ، b و c حداکثر $۰/۰۱$ باشد، بیشترین خطای نسبی قابل انتظار برای z چقدر است؟ با فرض $z = f(a, b, c) = ab^۲c^۳$ داریم

$$\delta z \simeq \frac{\left| \Delta a \frac{\partial f}{\partial a} + \Delta b \frac{\partial f}{\partial b} + \Delta c \frac{\partial f}{\partial c} \right|}{|ab^۲c^۳|} = \frac{|b^۲c^۳ \Delta a + ۲abc^۳ \Delta b + ۳ab^۲c^۲ \Delta c|}{|ab^۲c^۳|} \leq \delta a + ۲\delta b + ۳\delta c = ۰/۰۶.$$

△

۱.۵.۱ خطای اعمال ریاضی

هنگام کار با اعداد ماشینی (ممیز شناور) دقت شود که بعضی از اصول میدان \mathbb{R} نظیر شرکت پذیری، منحصر به فرد بودن عضو خنثی و غیره برقرار نیست. به طور کلی، عبارت هایی که از نظر ریاضی معادل هستند ممکن است از نظر محاسباتی معادل نباشند. علت اصلی بروز این مشکلات، خطای گرد کردن است.

تعریف ۵.۱ فرض کنید A و B دو عدد حقیقی، a و b تقریب هایی از آن ها و \otimes بیان گریک عمل دوتایی باشد. متناظر با $A \otimes B$ در ماشین عمل $a \otimes b$ انجام می شود و داریم

$$|A \otimes B - a \otimes b| = |(A \otimes B - a \otimes b) + (a \otimes b - a \otimes^* b)| \leq \underbrace{|A \otimes B - a \otimes b|}_{\text{خطای تولید شده}} + \underbrace{|a \otimes b - a \otimes^* b|}_{\text{خطای منتشر شده}}$$

قضیه ۸.۱ اگر a و b تقریب هایی از A و B بوده و همه این اعداد مثبت باشند، آنگاه

$$\delta(a+b) \leq \max\{\delta a, \delta b\} \quad \delta(a \pm b) \leq \frac{A}{|A \pm B|} \delta a + \frac{B}{|A \pm B|} \delta b \quad \Delta(a \pm b) \leq \Delta a + \Delta b \quad ۱.$$

$$\delta(ab) \leq \delta a + \delta b \quad \Delta(ab) \leq a \Delta b + b \Delta a \quad ۲.$$

$$\delta\left(\frac{a}{b}\right) \leq \delta a + \delta b \quad \Delta\left(\frac{a}{b}\right) \leq \frac{b \Delta a + a \Delta b}{b^2} \quad ۳.$$

مثال ۱۱.۱ اگر a و b هر یک n رقم بامعنای درست داشته باشند، حداقل تعداد ارقام بامعنای درست $a+b$ و ab را تعیین کنید. بنابر قضیه ۷.۱، $\delta a < 5 \times 10^{-n}$ و $\delta b < 5 \times 10^{-n}$. هم چنین داریم

$$\delta(a+b) \leq \max\{\delta a, \delta b\} < 5 \times 10^{-n} = 5 \times 10^{-(n-1)-1}.$$

پس $a+b$ حداقل $n-1$ رقم بامعنای درست دارد. به علاوه می توان نوشت

$$\delta(ab) \leq \delta a + \delta b < 5 \times 10^{-n} + 5 \times 10^{-n} = 10 \times 10^{-n} = 10^{-(n-2)-1} < 5 \times 10^{-(n-2)-1}.$$

\triangle

بنابراین ab دست کم $n-2$ رقم بامعنای درست دارد.

تذکر ۱۱.۱ با توجه به خطای نسبی $\frac{\Delta(a-b)}{|a-b|} \simeq \delta(a-b)$ واضح است که اگر a و b دو عدد هم علامت نزدیک به هم باشند $|a-b|$ کوچک و در نتیجه $\delta(a-b)$ بزرگ خواهد شد و در نتیجه تعداد ارقام بامعنای $a-b$ کم خواهد بود. بنابراین در عمل بهتر است از تفاضل دو عدد هم علامت نزدیک به هم جلوگیری شود (تفاضل دو عدد هم علامت نزدیک به هم موجب از بین رفتن ارقام بامعنا^{۱۵} می شود مانند $1/41 - 1/42 = 0/01$). اگر تفاضل اجتناب ناپذیر است باید عمل با دقت دو برابر (یا بیشتر) انجام شود.

مثال ۱۲.۱ جهت اجتناب از تفاضل در محاسبات می توان از اتحادها کمک گرفت. به عنوان مثال

$$e^{a-b} = \frac{e^a}{e^b}, \quad 1 - \cos x = 2 \sin^2 \frac{x}{2}, \quad \ln a - \ln b = \ln \frac{a}{b}.$$

△

مثال ۱۳.۱ با فرض $g(x) = x \left(\sqrt{1 + \frac{1}{x}} - 1 \right)$ مقدار $g(10^9)$ را با دقت یک ماشین حساب 10 رقمی به دست آورید. تمام محاسبات را با دقت $9D$ انجام می دهیم. پس

$$1 + \frac{1}{x} = 1.0000000001, \quad \sqrt{1 + \frac{1}{x}} = 1.00000000005.$$

بنابراین با دقت $9D$ ، ماشین حساب نتیجه زیر را به دست می دهد

$$g(10^9) = 10^9 (1.00000000005 - 1) = 0.0000000005.$$

به این ترتیب با یک ماشین حساب 10 رقمی $g(10^9) = 0.0000000005$ که نتیجه ای نادرست است. در حالی که اگر از یک رایانه استفاده شود، نتیجه درست $g(10^9) = 0.3333333333$ به دست می آید. دلیل این خطای فاحش، تفاضل دو عدد نزدیک به هم در محاسبات است که منجر به از بین رفتن ارقام با معنا می شود. برای به دست آوردن تقریب بهتر، روش محاسبه را به صورت زیر تغییر می دهیم

$$g(x) = x \left(\sqrt{1 + \frac{1}{x}} - 1 \right) \times \frac{\sqrt{(1 + \frac{1}{x})^2} + \sqrt{1 + \frac{1}{x}} + 1}{\sqrt{(1 + \frac{1}{x})^2} + \sqrt{1 + \frac{1}{x}} + 1} = \frac{1}{\sqrt{(1 + \frac{1}{x})^2} + \sqrt{1 + \frac{1}{x}} + 1}.$$

در این صورت با توجه به

$$\left(1 + \frac{1}{x}\right)^2 = 1.0000000002, \quad \sqrt{\left(1 + \frac{1}{x}\right)^2} = 1.0000000001,$$

با دقت $9D$ نتیجه زیر به دست می آید

$$g(10^9) = \frac{1}{1.0000000001 + 1.0000000001 + 1} = 0.3333333333.$$

△

این مثال نه تنها نشان می دهد که ممکن است یک ماشین حساب هم نتایج نادرستی تولید کند بلکه به خوبی نشان می دهد که به دلیل خطای گرد کردن، ممکن است محاسبه با دو روش مختلف که از نظر ریاضی هم ارز هستند به نتایج متفاوتی منجر شوند. از این رو باید از نظر عددی بین الگوریتم هایی که از نظر ریاضی هم ارز هستند تفاوت قایل شویم.

تذکر ۱۲.۱ با توجه به قضیه ۸.۱، در محاسبات باید از ضرب اعداد بزرگ در اعداد تقریبی (تقسیم اعداد تقریبی به

اعداد کوچک) پرهیز کرد.

مثال ۱۴.۱ در محاسبه $x = 10000\pi$ داریم

$$\pi = 3/14 \rightarrow \tilde{x} = 31400,$$

$$\pi = 3/142 \rightarrow \tilde{x} = 31420,$$

$$\pi = 3/1416 \rightarrow \tilde{x} = 31416.$$

در تقریب اول خطایی به اندازه ۱۶ واحد، در تقریب دوم خطایی نزدیک به ۴ واحد و در تقریب سوم خطایی کمتر از ۱ مرتبه شده ایم. \triangle

تذکر ۱۳.۱ چون هر عمل محاسباتی خطایی به همراه دارد، یک قاعده کلی دیگر آن است که از حجم محاسبات تا آنجا که ممکن است کاسته شود.

مثال ۱۵.۱ به جای عبارت $ax^3 + bx^2 + cx + d$ از عبارت $((ax + b)x + c)x + d$ استفاده شود. \triangle

۲.۵.۱ تقریب توابع یک متغیره

قضیه ۹.۱ (تیلور با باقیمانده لاگرانژ) فرض کنید $f \in C^n[a, b]$ (یعنی تابع f و مشتقات تا مرتبه n آن روی بازه $[a, b]$ پیوسته هستند) و $f^{(n+1)}$ بر (a, b) موجود باشد و $x_0 \in [a, b]$. در این صورت، به ازای هر $x \in [a, b]$ نقطه ای مانند $y(x)$ بین x_0 و x وجود دارد که

$$f(x) = p_n(x) + R_n(x, x_0)$$

که در آن

$$p_n(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(x_0)}{2!}(x - x_0)^2 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^n = \sum_{i=0}^n \frac{f^{(i)}(x_0)}{i!}(x - x_0)^i$$

و

$$R_n(x, x_0) = \frac{f^{(n+1)}(y(x))}{(n+1)!}(x - x_0)^{n+1}.$$

در این جا p_n چند جمله ای تیلور مرتبه n f حول x_0 و $R_n(x, x_0)$ جمله باقی مانده (یا خطای برش^{۱۶}) متناظر با p_n نامیده می شود. اگر $n \rightarrow \infty$ آنگاه p_n به یک سری بی پایان تبدیل می شود که به آن سری تیلور f حول نقطه x_0 گویند. در این حالت، شرط بی نهایت بار مشتق پذیر بودن f در x_0 لازم است.

تذکر ۱۴.۱ در قضیه قبل اگر $x_0 = 0$ آنگاه واژه تیلور به مک لورن تبدیل می شود.

^{۱۶} Truncation error

تذکر ۱۵.۱ $R_n(x, x_0)$ مقدار خطا در استفاده از p_n به جای f را نشان می‌دهد. در عمل با یافتن کرانی برای جمله باقی‌مانده، در واقع برای خطای تقریب f با p_n کرانی پیدا می‌کنیم.

تذکر ۱۶.۱ ویژگی مهم چندجمله‌ای تیلور مرتبه n آن است که p_n و مشتقات تا مرتبه‌ی n آن با f و مشتقات تا مرتبه n آن در نقطه x_0 برابر هستند.

تذکر ۱۷.۱ شکل دیگر (کاربردی) قضیه تیلور به صورت زیر است

$$f(x_0 + h) = f(x_0) + f'(x_0)h + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}h^n + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}h^{n+1} = \sum_{i=0}^n \frac{f^{(i)}(x_0)}{i!}h^i + \frac{f^{(n+1)}(y)}{(n+1)!}h^{n+1}$$

و یا

$$f(x) = f(x_0 + h) = f(x_0) + f'(x_0)h + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}h^n + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}h^{n+1} = \sum_{i=0}^n \frac{f^{(i)}(x_0)}{i!}h^i + \frac{f^{(n+1)}(y)}{(n+1)!}h^{n+1},$$

که در آن $h = x - x_0$.

مثال ۱۶.۱ فرض کنید $f(x) = 2 + 4x - x^3$. آنگاه به وضوح برای $n \geq 3$ داریم

$$p_n(x) = 2 + 4x - x^3, \quad R_n(x, 0) = 0,$$

و برای $n = 2$ خواهیم داشت

$$p_2(x) = 2 + 4x, \quad R_2(x, 0) = -x^3,$$

و برای $n = 1$ می‌توان نوشت

$$p_1(x) = 2 + 4x, \quad R_1(x, 0) = -3x^2 y(x),$$

△

که در آن $y(x)$ نقطه‌ای بین 0 و x است.

بنابر قضیه تیلور، می‌توان به جای کار کردن با یک تابع پیچیده از چندجمله‌ای تیلور نظیر آن استفاده کرد. مثال‌هایی که در ادامه خواهند آمد چگونگی این تقریب را نشان می‌دهند.

مثال ۱۷.۱ مطلوب است محاسبه مقدار $e^{\frac{\pi}{4}}$ با دقت $2D$.

روش اول- به کمک قضیه تیلور داریم

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots + \frac{x^n}{n!} + \frac{x^{n+1}}{(n+1)!}e^{y(x)},$$

که در آن $x < y(x) < 0$. در نتیجه

$$e^{\frac{\pi}{10}} = 1 + \frac{\pi}{10} + \frac{(\frac{\pi}{10})^2}{2!} + \dots + \frac{(\frac{\pi}{10})^n}{n!} + \frac{(\frac{\pi}{10})^{n+1}}{(n+1)!} e^y,$$

که در آن $0 < y < \frac{\pi}{10} < 1$. چون e^x تابعی صعودی است پس $3 < e^1 < e^y < e^0 = 1$. از طرفی $\frac{\pi}{10} < 0.315$ (دقت ۳D منظور می شود) و بنابراین

$$\left| \frac{(\frac{\pi}{10})^{n+1}}{(n+1)!} e^y \right| < \frac{3 \times (0.315)^{n+1}}{(n+1)!}.$$

حال باید داشته باشیم $\frac{3 \times (0.315)^{n+1}}{(n+1)!} < 0.5 \times 10^{-2}$ که نتیجه می دهد $n \geq 3$. پس

$$e^{\frac{\pi}{10}} \simeq 1 + 0.315 + \frac{(0.315)^2}{2!} + \frac{(0.315)^3}{3!} = 1.370,$$

و با دقت ۲D داریم $e^{\frac{\pi}{10}} \simeq 1.37$ که با جواب ماشین حساب یعنی 1.369107771 کمتر از 0.001 اختلاف دارد. روش دوم- به کمک سری تیلور داریم

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots + \frac{x^n}{n!} + \dots.$$

در نتیجه

$$e^{\frac{\pi}{10}} = 1 + \frac{\pi}{10} + \frac{(\frac{\pi}{10})^2}{2!} + \dots + \frac{(\frac{\pi}{10})^n}{n!} + \dots.$$

با توجه به $\frac{\pi}{10} < 0.315$ (دقت ۳D منظور می شود) از $\frac{(\frac{\pi}{10})^n}{n!} < 0.5 \times 10^{-2}$ نتیجه می شود $n \geq 4$. پس

$$\begin{aligned} e^{\frac{\pi}{10}} &\simeq 1 + 0.315 + \frac{(0.315)^2}{2!} + \frac{(0.315)^3}{3!} + \frac{(0.315)^4}{4!} \\ &= 1.315 + 0.050 + 0.005 + 0.000 = 1.370. \end{aligned}$$

△

تذکر ۱۸.۱ بعضی مواقع ممکن است تعداد جملاتی که از روش دوم به دست می آید کافی نباشد و بهتر است با جملات بیشتر هم مقایسه کرد.

مثال ۱۸.۱ (همگرایی سریع) می خواهیم تابع $\cos x$ را به ازای مقادیر $|x| < \frac{\pi}{4}$ با دقت ۵D ارزیابی کنیم. با توجه به سری تیلور

$$\cos x = \sum_{i=0}^{\infty} (-1)^i \frac{x^{2i}}{(2i)!},$$

و این که

$$\left| \frac{x^{2n}}{(2n)!} \right| < \frac{(\frac{\pi}{4})^{2n}}{(2n)!} < \frac{1/64^n}{(2n)!},$$

باید داشته باشیم

$$\frac{1/6^{2n}}{(2n)!} < 0.5 \times 10^{-5},$$

△

که نتیجه می دهد $n \geq 6$.

مثال ۱۹.۱ (همگرایی کند) با توجه به

$$\frac{1}{1+t} = 1 - t + t^2 - t^3 + \dots,$$

داریم

$$\int_0^x \frac{dt}{1+t} = \int_0^x (1 - t + t^2 - t^3 + \dots) dt,$$

و یا

$$\ln(1+x) = x - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} - \frac{x^4}{4} + \dots.$$

برای ارزیابی $\ln(1+x)$ با دقت $5D$ ، باید داشته باشیم

$$\left| \frac{x^n}{n} \right| < 0.5 \times 10^{-5},$$

△

که برای $x = 0.99$ نتیجه می دهد $n \geq 582$.

مثال ۲۰.۱ تابع $Si(x) = \int_0^x \frac{\sin t}{t} dt$ برای $x \geq 0$ را در نظر بگیرید. دست کم چند جمله از بسط مک لورن تابع

$f(t) = \sin t$ لازم است تا $Si(1)$ با دقت $6D$ مشخص شود؟

با اعمال قضیه تیلور برای تابع f داریم

$$Si(1) = \int_0^1 \frac{1}{t} \left(f(0) + \frac{f'(0)}{1!}t + \frac{f''(0)}{2!}t^2 + \dots + \frac{f^{(k)}(0)}{k!}t^k + \frac{f^{(k+1)}(y(t))}{(k+1)!}t^{k+1} \right) dt,$$

و یا

$$Si(1) = \int_0^1 \frac{1}{t} \left(t - \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \dots + (-1)^n \frac{t^{2n+1}}{(2n+1)!} + (-1)^{n+1} \frac{t^{2n+2}}{(2n+2)!} \sin(y(t)) \right) dt.$$

در نتیجه

$$Si(1) = \int_0^1 \left(1 - \frac{t^2}{3!} + \frac{t^4}{5!} + \dots + (-1)^n \frac{t^{2n}}{(2n+1)!} \right) dt + \frac{(-1)^{n+1}}{(2n+2)!} \int_0^1 t^{2n+1} \sin(y(t)) dt.$$

بنابراین

$$Si(1) = 1 - \frac{1}{3 \times 3!} + \frac{1}{5 \times 5!} + \dots + (-1)^n \frac{1}{(2n+1) \times (2n+1)!} + E,$$

که در آن

$$E = \frac{(-1)^{n+1}}{(2n+2)!} \int_0^1 t^{2n+1} \sin(y(t)) dt.$$

حال می توان نوشت

$$|E| = \frac{1}{(2n+2)!} \left| \int_0^1 t^{2n+1} \sin(y(t)) dt \right| \leq \frac{1}{(2n+2)!} \int_0^1 t^{2n+1} |\sin(y(t))| dt.$$

پس

$$|E| \leq \frac{1}{(2n+2)!} \int_0^1 t^{2n+1} dt = \frac{1}{(2n+2) \times (2n+2)!}.$$

از $10^{-6} \times 0.5 < \frac{1}{(2n+2) \times (2n+2)!}$ نتیجه می شود $n \geq 4$ بنابراین

$$Si(1) \simeq 1 - \frac{1}{3 \times 3!} + \frac{1}{5 \times 5!} - \frac{1}{7 \times 7!} + \frac{1}{9 \times 9!},$$

و یا

$$Si(1) \simeq 1 - 0.0555556 + 0.00166667 - 0.0000283 + 0.0000003 = 0.9460831.$$

△

پس با دقت ۶D داریم $Si(1) \simeq 0.946083$.

تمرین

۱. یک استوانه به شعاع قاعده $\frac{4}{3}$ و ارتفاع $\sqrt{2}$ در نظر بگیرید. اگر بخواهیم حجم این استوانه را با دقت ۳D به دست آوریم، شعاع قاعده و ارتفاع استوانه و حتی عدد π را با چه دقتی وارد محاسبات کنیم؟

۲. مطلوب است تعیین تقریبی از عدد π با دقت ۳D به کمک بسط مکلورن تابع $f(x) = \tan^{-1} x$.

۳. حداقل چند جمله از بسط مکلورن تابع $f(x) = e^{-\frac{x}{2}}$ نیاز است تا $f(\ln(2))$ با دقت ۳D به دست آید؟

۴. حداکثر خطای نسبی محاسبه حجم یک مخروط از فرمول $V = \frac{\pi}{3} r^2 h$ چقدر است، هرگاه تقریبی از عدد π با خطای نسبی حداکثر 0.003 داشته باشیم و کمیت های r و h را بتوان با حداکثر خطای نسبی 0.002 اندازه گیری کرد.

۵. برای محاسبه عبارت $e^{1-\ln(2/73)}$ در یک ماشین حساب با سه رقم بامعنا کدام گزینه مناسب تر است؟

الف) $e^{1-\ln(2/73)}$ (ب) $\frac{e}{73}$ (ج) $e \times e^{-\ln(2/73)}$ (د) $\frac{e}{e^{\ln(2/73)}}$

۶. برای همه گزینه ها a_0 تقریبی از عدد π با دقت ۳S است. در کدام مورد خطای مطلق در محاسبه a_{10} کمتر است؟

الف) $a_n = 1 + 2a_{n-1}$ (ب) $a_n = 1 + na_{n-1}$ (ج) $a_n = 1 + a_{n-1}$ (د) $a_n = 1 + \frac{1}{n}a_{n-1}$

۷. برای محاسبه عبارت $\frac{1-\cos(x)}{x}$ در کامپیوتر، وقتی x عدد مثبت کوچکی است، کدام گزینه مناسب تر است؟

الف) $\frac{1-\cos(x)}{x}$ (ب) $\frac{2 \sin^2(\frac{x}{2})}{x}$ (ج) $\frac{\sin^2(x)}{x(1+\cos(x))}$ (د) $\frac{1}{x} - \frac{\cos(x)}{x}$

۸. برای محاسبه $\sqrt{x^2 + \frac{1}{x^2}} - \sqrt{x^2 - \frac{1}{x^2}}$ برای x های خیلی بزرگ در ماشین کدام گزینه مناسب تر است؟
 الف) $\frac{1}{x^2}$ ب) $\frac{2}{x(\sqrt{x^4+1} + \sqrt{x^4-1})}$ ج) $\sqrt{x^2 + \frac{1}{x^2}} - \sqrt{x^2 - \frac{1}{x^2}}$ د) $\frac{1}{x} (\sqrt{x^4+1} - \sqrt{x^4-1})$
۹. در یک ماشین با دقت ۴S و گرد کردن، کوچکترین عدد طبیعی x که در تساوی $x + x = 1 + x$ صدق می کند، کدام گزینه است؟ الف) $10^4 \times 0.5000$ ب) $10^5 \times 0.1000$ ج) $10^5 \times 0.5000$ د) $10^6 \times 0.1000$
۱۰. برای زوایای کمتر از ۶ درجه، $\sin(x)$ را با مقدار x بر حسب رادیان تقریب می زنند. کران بالای خطای مطلق این کار چقدر است؟
۱۱. حداقل چند جمله از بسط مک لورن تابع $f(x) = \sin(\frac{x}{2})$ لازم است تا $\sin(0.1)$ با دقت ۴D مشخص شود؟
۱۲. درصد خطای محاسبه عدد π و اندازه گیری شعاع دایره به ترتیب در هر یک از گزینه های زیر داده شده است. با انتخاب کدام گزینه می توان مساحت دایره را با حداکثر خطای نسبی 10^{-2} مشخص کرد؟
 الف) 0.5% و 0.25% ب) 0.6% و 0.3% ج) 0.5% و 0.35% د) 0.55% و 0.25%
۱۳. می خواهیم کمیت های U و V را از فرمول های $U = x^2 \div y$ و $V = xy^2$ محاسبه کنیم. درصد خطای x و y به ترتیب در هر یک از گزینه های زیر داده شده است. با انتخاب کدام گزینه می توان U و V را با حداکثر خطای نسبی 10^{-2} مشخص کرد؟
 الف) 0.2% و 0.35% ب) 0.25% و 0.3% ج) 0.3% و 0.25% د) 0.35% و 0.2%
۱۴. کدام یک از گزینه های زیر در حساب ممیز شناور درست است؟
 الف) عمل جمع دارای خاصیت شرکت پذیری است. ب) عضو خنثای عمل جمع یکتا است.
 ج) عمل جمع خاصیت جابجایی دارد. د) جمع دو عدد مثبت نزدیک به هم دارای خطای زیادی است.
۱۵. حداکثر خطای نسبی محاسبه حجم یک کره از فرمول $V = \frac{4}{3}\pi r^3$ چقدر است، هرگاه تقریبی از اعداد π و $\frac{1}{3}$ با خطای نسبی حداکثر 0.002 داشته باشیم و شعاع را بتوان با حداکثر خطای نسبی 0.002 اندازه گیری کرد؟
 الف) 0.001 ب) 0.010 ج) 0.020 د) 0.002
۱۶. کدام یک از گزینه های زیر در حساب ممیز شناور درست نیست؟
 الف) در محاسبه تقریبی $\frac{\sqrt{2}}{100000}$ قطعاً خطای زیادی داریم.
 ب) در محاسبه تقریبی $100000\sqrt{2}$ قطعاً خطای زیادی داریم.
 ج) در تفاضل دو عدد منفی نزدیک به هم، انتشار خطا رخ می دهد.
 د) در تفاضل دو عدد مثبت نزدیک به هم، انتشار خطا رخ می دهد.
۱۷. در محاسبه عبارت $\frac{e^{x^2} - \cos x}{x^2}$ کدام گزینه صحیح است؟
 الف) به ازای تمام مقادیر x انتشار خطا رخ نمی دهد. ب) برای مقادیر بزرگ $|x|$ انتشار خطا رخ می دهد.
 ج) برای مقادیر کوچک $|x|$ انتشار خطا رخ می دهد. د) به ازای همه مقادیر $|x|$ انتشار خطا رخ می دهد.

۱۸. در یک دستگاه ممیز شناور که در آن اعداد به صورت $10^n \times d_1 d_2 d_3 d_4 \pm 0$ با $d_1 \neq 0$ و $7 \leq n \leq 8$ و $0 \leq d_i \leq 9$ نمایش داده می شوند فاصله بین عدد ۱۰۰۰۰ و اولین عدد قابل نمایش بزرگتر از ۱۰۰۰۰ کدام است؟

الف) ۱۰ (ب) ۰/۱ (ج) ۰/۰۱ (د) ۰/۰۰۵

۱۹. اگر مقدار $\ln(1+x)$ را با استفاده از دو جمله اول بسط مکلاورن آن تقریب بزنیم، مقدار تقریبی و حداکثر خطای محاسبه $\ln(1/1)$ به ترتیب کدام است؟

الف) (۰/۰۰۱، ۰/۰۰۵) (ب) (۰/۱، ۰/۰۰۵) (ج) (۰/۰۰۵، ۰/۰۰۵) (د) (۰/۱، ۰/۰۰۵)

۲۰. در محاسبه دوره تناوب آونگ ساده $T = 2\pi\sqrt{\frac{l}{g}}$ ، درباره اثر خطای نسبی مقادیر π, l, g در خطای نسبی T چه می توان گفت؟

الف) اثر خطای نسبی π بیشتر است. (ب) اثر خطای نسبی l بیشتر است.
ج) اثر خطای نسبی g بیشتر است. (د) π, l, g اثر یکسانی دارند.

۲۱. در یک دستگاه ممیز شناور که در آن اعداد به صورت $10^n \times d_1 d_2 d_3 d_4 \pm 0$ با $d_1 \neq 0$ و $0 \leq d_i \leq 9$ و $7 \leq n \leq 8$ با گرد کردن نمایش داده می شوند، بزرگترین عدد x که در معادله $500 + x = 500$ صدق می کند، کدام است؟

الف) ۰/۰۴۹۹۹ (ب) ۰/۰۹۹۹۹ (ج) ۰/۰۵۰۰۰ (د) ۰/۱۰۰۰۰

۲۲. اگر مقدار دقیق و تقریبی در توانی از ده ضرب شوند، آنگاه

الف) خطای نسبی به توانی از ده تقسیم می شود. (ب) خطای مطلق به توانی از ده تقسیم می شود.
ج) خطای نسبی تغییری نمی کند. (د) خطای مطلق تغییری نمی کند.

۲۳. گزینه مناسب برای محاسبه $T = \frac{1 - \cos x}{\sin x}$ به ازای مقادیر x نزدیک صفر کدام است؟

الف) ۰ (ب) $\frac{x}{2}$ (ج) $\frac{\pi}{2}$ (د) $\frac{1}{\sin x} - \cot x$

۲۴. در محاسبه تقریبی $\ln(1/0.01)$ با سه جمله از بسط تیلور، حداکثر خطا چقدر است؟

الف) $\frac{10^{-6}}{3}$ (ب) $\frac{10^{-9}}{3}$ (ج) $\frac{10^{-4}}{3}$ (د) $\frac{10^{-6}}{2}$

۲۵. در محاسبه حجم $(V = \frac{4}{3}\pi r^3)$ یک کره به شعاع r ، درباره اثر خطای نسبی داده ها در خطای نسبی V چه می توان گفت؟

الف) اثر خطای نسبی r بیشتر است. (ب) اثر خطای نسبی π بیشتر است.
ج) اثر خطای نسبی $\frac{4}{3}$ بیشتر است. (د) هر سه اثر خطای نسبی یکسانی دارند.

۲۶. گزینه مناسب برای محاسبه $T = \frac{\cos(2x) - 1 + 2x^2}{2x^4}$ به ازای مقادیر x نزدیک صفر کدام است؟

الف) $\frac{3}{2}$ (ب) $\frac{2}{3}$ (ج) $\frac{2x}{3}$ (د) $\frac{3x}{2}$

۲۷. برای محاسبه $f(3)$ با خطایی کمتر از 0.0007 چند جمله از بسط تیلور تابع f حول نقطه $x_0 = 2/5$ لازم است
(می دانیم $|f^{(n)}(x)| \leq \frac{1}{n}$)

الف) دو جمله ب) سه جمله ج) پنج جمله د) چهار جمله

۲۸. در یک دستگاه ممیز شناور نرمال شده که هر عدد حقیقی به صورت $\pm 0/d_1 d_2 d_3 d_4 \times 10^e$ با $d_1 \neq 0$ و $0 \leq d_i \leq 9$ برای $i = 1, 2, 3, 4$ و $-6 \leq e \leq 7$ ، نمایش داده می شود، اعداد قابل نمایش قبل و بعد از 10000 کدام هستند؟

الف) $9999, 10001$ ب) $9990, 10010$ ج) $9999, 10010$ د) $9990, 10001$

۲۹. در دستگاه ممیز شناور نرمال شده سوال قبل، تعداد اعداد قابل نمایش در بازه $[1, 10]$ کدام است؟

الف) 9001 ب) 9000 ج) 8999 د) 9002

فصل ۲

ریشه‌یابی (حل معادلات غیرخطی)

هدف از این فصل یافتن ریشه معادله $f(x) = 0$ یا صفر تابع f است، یعنی α را به گونه‌ای می‌یابیم که داشته باشیم $f(\alpha) = 0$. در حالت کلی هیچ روش تحلیلی برای یافتن α زمانی که f یک چندجمله‌ای درجه پنج یا بالاتر باشد وجود ندارد. هم‌چنین برای دسته بزرگی از معادلات که f شامل توابع متعالی باشد یا روش حل تحلیلی موجود نیست یا پیچیده است. به عنوان مثال برای معادلات ساده‌ای مانند $x^5 - x^3 - 1 = 0$ و $x + \cos x = 0$ روش حل تحلیلی وجود ندارد. پس در هر یک از این حالات، روش‌های عددی را به کار گرفته و به کمک آن‌ها جوابی تقریبی برای معادله می‌یابیم.

۱.۲ بررسی کمی ریشه‌ها

در این بخش قصد داریم وجود و تعداد ریشه‌های یک معادله داده‌شده را مورد بررسی قرار دهیم. در این راستا نه تنها می‌توان از آن دسته از قضایای ریاضیات عمومی که به بررسی رفتار تابع می‌پردازند (قضایای مربوط به اکسترمم‌ها) بهره برد بلکه قضیه بولزانو (حالت خاصی از قضیه مقدار میانی) یک قضیه کلیدی است.

قضیه ۱.۲ (بولزانو) اگر f تابعی پیوسته در $[a, b]$ باشد و $f(a)f(b) < 0$ ، آنگاه معادله $f(x) = 0$ دست کم یک ریشه در (a, b) دارد و اگر f بر $[a, b]$ یکنوا (صعودی یا نزولی اکید) باشد آن ریشه منحصر به فرد است.

در این راستا با دو مسئله اساسی مواجه هستیم که عبارتند از

۱. یافتن بازه $[a, b]$ (تا آن جا که ممکن است کوچک) شامل فقط یک ریشه؛

۲. یافتن ریشه با دقت مطلوب.

برای بررسی مورد اول از ابزارهای زیر استفاده می‌کنیم.

• بررسی رفتار تابع (رسم نمودار تابع)؛

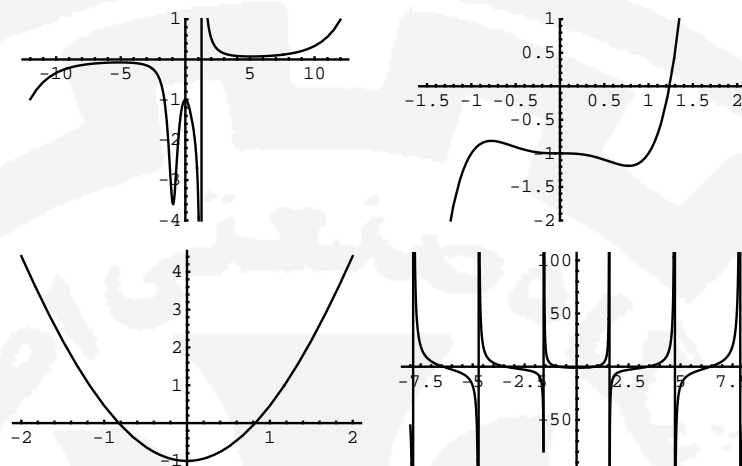
• جدول‌بندی مقادیر تابع؛

• تلفیق دو مورد قبل؛

• استفاده از قضایای ریاضی.

مثال ۱.۲ معادله $\cosh x - 2 \cos x = 0$ ریشه ندارد (شکل ۱.۲ سمت چپ بالا) در حالی که معادله $x - \cos x = 0$ فقط یک ریشه در بازه $[0, \frac{\pi}{4}]$ دارد (شکل ۱.۲ سمت راست بالا). همچنین معادله $x^2 - \cos x = 0$ دو ریشه قرینه (شکل ۱.۲ سمت چپ پایین) و معادله $x \tan x - 1 = 0$ بی نهایت ریشه مثبت و منفی دارد (شکل ۱.۲ سمت راست پایین).

△



شکل ۱.۲: بررسی تعداد ریشه‌ها به کمک رسم

مثال ۲.۲ با انتخاب a و b مناسب و $n \in \mathbb{N}$ قرار می‌دهیم $h = \frac{b-a}{n}$ و با $x_0 = a$ برای $i = 0, \dots, n$ قرار می‌دهیم $x_i = x_0 + ih$ و جدولی از مقادیر تابع f در نقاط x_0, \dots, x_n ساخته، سپس از قضیه بولزانو کمک گرفته و از $f(x_i)f(x_{i+1}) < 0$ نتیجه می‌گیریم f دست کم یک ریشه در بازه $[x_i, x_{i+1}]$ دارد. با انتخاب $a = -10$ ، $b = 10$ و $n = 10$ جدول ۱.۲ را برای تابع $f(x) = x^5 - x^3 - 1$ می‌سازیم.

x	$f(x)$	x	$f(x)$	x	$f(x)$	x	$f(x)$
-10	-99001	0	-1	1/20	-0.23968	1/220	-0.11314
-8	-32257	0.2	-1.00768	1/22	-0.11314	1/222	-0.099859
-6	-7561	0.4	-1.05376	1/24	0.025001	1/224	-0.086461
-4	-961	0.6	-1.13824	1/26	0.175421	1/226	-0.072946
-2	-25	0.8	-1.18432	1/28	0.338822	1/228	-0.059313
0	-1	1.0	-1	1/30	0.51593	1/230	-0.0455613
2	23	1.2	-0.23968	1/32	0.707496	1/232	-0.0316903
4	959	1.4	1.63424	1/34	0.914296	1/234	-0.0176992
6	7559	1.6	5.38976	1/36	1.137683	1/236	-0.0035874
8	32255	1.8	12.06370	1/38	1.37683	1/238	0.0106458
10	98999	2.0	23.00000	1/40	1.63424	1/240	0.0250011

جدول ۱.۲: جدول بندی مقادیر تابع $f(x) = x^5 - x^3 - 1$

△

بنابراین $1/238 \leq \alpha \leq 1/236$ و در نتیجه با دقت ۲ داریم $\alpha = 1/24$

تذکر ۱.۲ روش به کار رفته در مثال اخیر کارایی ندارد.

مثال ۳.۲ بدون رسم و جدول بندی ثابت می کنیم $f(x) = x^2 - (1-x)^5$ فقط یک ریشه دارد. به کمک آزمون سعی و خطا داریم $f(0) = -1$ و $f(1) = 1$. پس دست کم یک ریشه در بازه $[0, 1]$ موجود است. از طرفی $f'(x) = 2x + 5(1-x)^4$ و اگر $x \geq 0$ آن گاه $f'(x) > 0$ و بنابراین f در $[0, \infty)$ صعودی است. همچنین $f(x) = x^5 - 5x^4 + 10x^3 - 9x^2 + 5x - 1$ و از این که ضرایب توان های زوج منفی و ضرایب توان های فرد مثبت است نتیجه می گیریم که اگر $x < 0$ آن گاه $f(x) < 0$ و این یعنی f ریشه ای در $(-\infty, 0)$ ندارد. \triangle

۲.۲ دنباله های همگرا

بیشتر روش های عددی، ساختاری تکراری دارند و به همین دلیل به آن ها روش های تکراری نیز گفته می شود. یک روش تکراری دنباله $\{x_n\}$ را تولید می کند که امیدواریم به α (صفر f) همگرا باشد. یک روش همگرا روشی است که دنباله ای همگرا به صفر تابع تولید می کند. در ادامه این بخش چند اصطلاح مربوط به همگرایی را مرور می کنیم.

تعریف ۱.۲ فرض کنید $\{x_n\}$ و $\{\alpha_n\}$ دو دنباله متفاوت باشند. می نویسیم

$$x_n = O(\alpha_n)$$

و می خوانیم x_n ای بزرگ α_n است، هرگاه ثابت های $C > 0$ و $N \in \mathbb{N}$ چنان وجود داشته باشند که

$$|x_n| \leq C |\alpha_n|, \quad \forall n \geq N.$$

اگر برای هر n داشته باشیم $\alpha_n \neq 0$ ، آن گاه می توان گفت نسبت $|x_n/\alpha_n|$ کران دار (با کران C) باقی می ماند هرگاه $n \rightarrow \infty$. هر چند که $\{\alpha_n\}$ یک دنباله دلخواه است ولی در عمل، بیشتر مواقع $\alpha_n = \frac{1}{n^p}$ اختیار می شود که در آن $p > 0$ و در صدد یافتن بزرگ ترین مقدار p هستیم به طوری که

$$x_n = O\left(\frac{1}{n^p}\right).$$

گاهی مواقع می نویسیم

$$x_n = o(\alpha_n),$$

و می خوانیم x_n ای کوچک α_n است هرگاه داشته باشیم $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{x_n}{\alpha_n} = 0$.

تذکر ۲.۲ بیشتر مواقع دو دنباله بیان شده در تعریف قبل همگرا به صفر هستند و اگر در این صورت داشته باشیم $x_n = O(\alpha_n)$ آن گاه می توان گفت همگرایی x_n به صفر متناسب با همگرایی α_n به صفر است، در حالی که اگر داشته باشیم $x_n = o(\alpha_n)$ ، بلافاصله نتیجه می گیریم همگرایی x_n به صفر سریعتر از همگرایی α_n به صفر است.

مثال ۴.۲ برای $n \in \mathbb{N}$ فرض کنید

$$x_n = \frac{n+1}{n^2}, \quad y_n = \frac{n+1}{n^3}, \quad z_n = \frac{n^2+1}{n^3}.$$

واضح است که هر سه دنباله به صفر همگرا هستند. به جدول زیر نگاه کنید.

n	۱	۲	۳	۴	۵	۱۰۰
x_n	۲/۰۰۰۰۰۰	۰/۷۵۰۰۰	۰/۴۴۴۴۴	۰/۳۱۲۵۰	۰/۲۴۰۰۰	۰/۰۱۰۱۰
y_n	۲/۰۰۰۰۰۰	۰/۳۷۵۰۰	۰/۱۴۸۱۵	۰/۰۷۸۱۳	۰/۰۴۸۰۰	۰/۰۰۰۱۰
z_n	۲/۰۰۰۰۰۰	۰/۶۲۵۰۰	۰/۳۷۰۳۷	۰/۲۶۵۶۳	۰/۲۰۸۰۰	۰/۰۱۰۰۰

اگر قرار دهیم $\alpha_n = 1/n$ و $\beta_n = 1/n^2$ آنگاه

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{x_n}{\alpha_n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n+1}{n} = 1, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{y_n}{\beta_n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n+1}{n} = 1, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{z_n}{\alpha_n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^2+1}{n^2} = 1.$$

بنابراین

$$x_n = O\left(\frac{1}{n}\right), \quad y_n = O\left(\frac{1}{n^2}\right), \quad z_n = O\left(\frac{1}{n}\right).$$

△

هم چنین می توان نوشت $x_n = O(z_n)$, $z_n = O(x_n)$ و $y_n = o(z_n)$.

تذکر ۳.۲ گاهی با فرض $h = 1/n$ روابط را بر حسب h بررسی می کنیم زمانی که $h \rightarrow 0$.

مثال ۵.۲ به کمک بسط مکلاورن خواهیم داشت

$$\cos h = 1 - \frac{h^2}{2!} + \frac{h^4}{4!} - \frac{h^6}{6!} + \dots$$

بنابراین

$$\cos h - 1 + \frac{h^2}{2} = h^4 \left(\frac{1}{4!} - \frac{h^2}{6!} + \dots \right),$$

و در نتیجه

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{|\cos h - 1 + \frac{1}{2}h^2|}{h^4} = \frac{1}{24}.$$

△

پس $\cos h - 1 + \frac{1}{2}h^2 = O(h^4)$.

تعریف ۲.۲ فرض کنید $\{x_n\}$ دنباله ای همگرا به x باشد و برای هر n داشته باشیم $x_n \neq x$. گوئیم این دنباله به طور خطی به x همگرا است هرگاه ثابت $C \in (0, 1)$ چنان وجود داشته باشد که

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|x_{n+1} - x|}{|x_n - x|} = C.$$

در این حالت C به نرخ همگرایی^۱ معروف است. برای $C = 0$ ($C = 1$) همگرایی زیرخطی^۲ (زیرخطی^۳) نامیده می شود. اگر اعداد مثبت و ثابت C و $p > 1$ وجود داشته باشند به طوری که

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|x_{n+1} - x|}{|x_n - x|^p} = C$$

آنگاه گوئیم مرتبه همگرایی^۴ این دنباله p است. C به ثابت خطای مجانبی^۵ معروف است. اگر $p = 2$ ($p = 3$) همگرایی مربعی (مکعبی) نامیده می شود ($C < 1$ لزومی ندارد).

مثال ۶.۲ فرض کنید $\{x_n\}$ دنباله ای با همگرایی خطی به صفر با

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|x_{n+1}|}{|x_n|} = 0.5,$$

و $\{y_n\}$ دنباله ای با همگرایی مربعی به صفر با همان ثابت خطای مجانبی باشد یعنی

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|y_{n+1}|}{|y_n|^2} = 0.5.$$

برای سادگی فرض می کنیم برای $n \geq N$ داریم

$$\frac{|x_{n+1}|}{|x_n|} \simeq 0.5, \quad \frac{|y_{n+1}|}{|y_n|^2} \simeq 0.5.$$

بنابراین می توان نوشت

$$\begin{aligned} |x_n - 0| = |x_n| &\simeq 0.5 |x_{n-1}| \simeq (0.5)^2 |x_{n-2}| \simeq \dots \simeq (0.5)^n |x_0|, \\ |y_n - 0| = |y_n| &\simeq 0.5 |y_{n-1}|^2 \simeq (0.5)(0.5 |y_{n-2}|^2)^2 = (0.5)^3 |y_{n-2}|^4 \\ &\simeq (0.5)^3 (0.5 |y_{n-3}|^2)^4 = (0.5)^7 |y_{n-3}|^8 \\ &\simeq \dots \simeq (0.5)^{2^n - 1} |y_0|^{2^n}. \end{aligned}$$

△

مثال ۷.۲ دنباله $a_n = \frac{1}{3^n}$ با نرخ همگرایی^۱ $\frac{1}{3}$ ، همگرایی خطی به صفر دارد. همگرایی دنباله $b_n = \frac{1}{3^n}$ به صفر زیرخطی^۳ است. در اصل همگرایی این دنباله مربعی است. دنباله $c_n = \frac{1}{n+1}$ همگرایی زیرخطی به صفر دارد. △

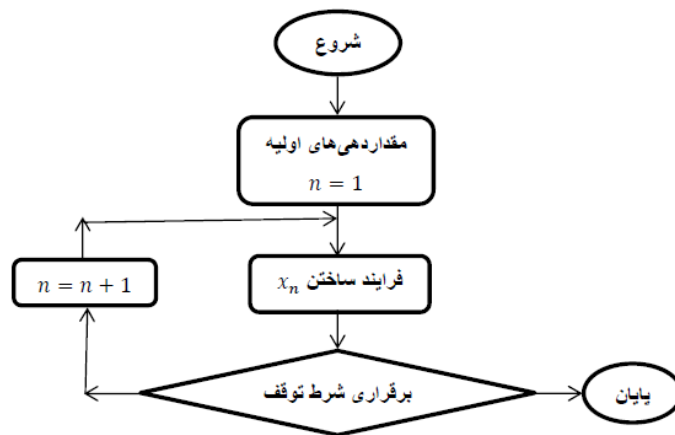
^۱ rate of convergence

^۲ superlinear

^۳ sublinear

^۴ order of convergence

^۵ asymptotic error constant



شکل ۲.۲: طرح کلی روش های تکراری

۳.۲ روش های عددی

برای برخورد با دومین مشکل اساسی مطرح شده در ابتدای فصل، به بررسی روش های عددی می پردازیم. همان طور که در طرح کلی روش های تکراری آمده در شکل ۲.۲ مشاهده می شود یک گام اساسی در این روش ها شرط توقف است که برای مسئله ریشه یابی انواع آن عبارتند از

$$(۱) \quad |x_n - \alpha| < \epsilon$$

$$(۲) \quad |f(x_n)| < \epsilon$$

$$(۳) \quad |x_n - x_{n-1}| < \epsilon$$

$$(۴) \quad \frac{|x_n - x_{n-1}|}{|x_n|} < \epsilon \quad (\text{زمانی که ریشه خیلی کوچک یا بزرگ باشد})$$

(۵) تعیین بیشترین تعداد تکرار؛

(۶) تلفیق موارد قبل؛

(۷) استفاده از کران بالای خطا^۶.

تذکر ۴.۲ در عمل چون به α دسترسی نداریم کمتر از اولین مورد استفاده می کنیم و اگر کران بالای خطا در دسترس باشد، مطمئن ترین شرط توقف است.

تذکر ۵.۲ برقراری $|f(x_n)| < \epsilon$ برقراری $|x_n - \alpha| < \epsilon$ را تضمین نمی کند. به عنوان مثال، صفر تابع $f(x) = \tan^{-1} x - ۱/۵۵$ عبارت است از $۴۸/۰۷۹$ (رادیان). از طرفی داریم $f(۵۰) \simeq ۸ \times ۱۰^{-۴}$ در حالی که $۵۰ - ۴۸/۰۷۹ = ۱/۹۲۱$.

^۶Upper error bound

تذکر ۶.۲ اگر $|x_n - x_{n-1}| < \epsilon$ برقرار باشد لزومی ندارد $|x_n - \alpha| < \epsilon$ برقرار باشد زیرا اگر $\lim x_n = \alpha$ آن گاه $\lim |x_n - x_{n-1}| = 0$ ولی عکس این مطلب درست نیست. به عنوان نمونه دنباله $x_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$ واگرا است حال آن که داریم $|x_n - x_{n-1}| = \frac{1}{n}$.

۱.۳.۲ روش دوبخشی

روش دوبخشی^۷ به روش نصف کردن، تنصیف و نیم سازی نیز شهرت دارد. ایده اصلی این روش آن است که، پس از حصول اطمینان از وجود ریشه منحصر به فرد در بازه $[a, b]$ ، بازه را نصف کرده و (به کمک قضیه بولزانو) نیم بازه ای که ریشه در آن وجود ندارد را کنار گذاشته و این فرایند را تکرار می کنیم. به شکل ۳.۲ نگاه کنید.

شکل ۳.۲: بررسی روش دوبخشی به کمک رسم

الگوریتم روش دوبخشی

• ورودی. a, b, f (با این فرض که تابع f در بازه $[a, b]$ صفر یکتا داشته باشد)

• خروجی. تقریبی از صفر تابع f

(۱) قرار دهید $x = \frac{a+b}{2}$

(۲) اگر شرط توقف (یک یا چند شرط توقف بیان شده) برقرار باشد a, b و x را چاپ کرده و متوقف شوید

(۳) اگر $f(a)f(x) < 0$ قرار دهید $b = x$ و به گام ۱ برگردید

(۴) قرار دهید $a = x$ و به گام ۱ برگردید

مثال ۸.۲ معادله $f(x) = x^3 + 4x^2 - 10 = 0$ ریشه ای یکتا در بازه $[1, 2]$ دارد. زیرا $f(1) = -5$ ، $f(2) = 14$ و برای $x \in [1, 2]$ داریم $f'(x) = 3x^2 + 8x > 0$. با اعمال روش دوبخشی، جدول ۲.۲ به دست می آید. پس از ۱۳ تکرار $x_{13} = 1/365112305$ ، α را با خطایی به اندازه

$$|\alpha - x_{13}| < |b_{14} - a_{14}| = |1/365234375 - 1/365112305| = 0.000122070,$$

تقریب می زند. چون $|\alpha| < |a_{14}|$ ، از

$$\delta(x_{13}) = \frac{|\alpha - x_{13}|}{|\alpha|} < \frac{|b_{14} - a_{14}|}{|a_{14}|} \leq 0.9 \times 10^{-4} < 0.5 \times 10^{-3},$$

نتیجه می شود x_{13} دست کم سه رقم بامعناى درست دارد. ممکن است از رابطه $|f(x_9)| < |f(x_{13})|$ گمان کنیم x_9 بهتر از x_{13} ، α را تقریب می زند ولی چون از α اطلاعی نداریم معلوم نیست آیا رابطه $|\alpha - x_9| < |\alpha - x_{13}|$ برقرار است یا نه! \triangle

n	a_n	b_n	x_n	$f(x_n)$
۱	۱/۰	۲/۰	۱/۵	۲/۳۷۵
۲	۱/۰	۱/۵	۱/۲۵	-۱/۷۹۶۸۷
۳	۱/۲۵	۱/۵	۱/۳۷۵	۰/۱۶۲۱۱
۴	۱/۲۵	۱/۳۷۵	۱/۳۱۲۵	-۰/۸۴۸۳۹
۵	۱/۳۱۲۵	۱/۳۷۵	۱/۳۴۳۷۵	-۰/۳۵۰۹۸
۶	۱/۳۴۳۷۵	۱/۳۷۵	۱/۳۵۹۳۷۵	-۰/۰۹۶۴۱
۷	۱/۳۵۹۳۷۵	۱/۳۷۵	۱/۳۶۷۱۸۷۵	۰/۰۳۲۳۶
۸	۱/۳۵۹۳۷۵	۱/۳۶۷۱۸۷۵	۱/۳۶۳۲۸۱۲۵	-۰/۰۳۲۱۵
۹	۱/۳۶۳۲۸۱۲۵	۱/۳۶۷۱۸۷۵	۱/۳۶۵۲۳۴۳۷۵	۰/۰۰۰۰۷۲
۱۰	۱/۳۶۳۲۸۱۲۵	۱/۳۶۵۲۳۴۳۷۵	۱/۳۶۴۲۵۷۸۱۳	-۰/۰۱۶۰۵
۱۱	۱/۳۶۴۲۵۷۸۱۳	۱/۳۶۵۲۳۴۳۷۵	۱/۳۶۴۷۴۶۰۹۴	-۰/۰۰۷۹۹
۱۲	۱/۳۶۴۷۴۶۰۹۴	۱/۳۶۵۲۳۴۳۷۵	۱/۳۶۴۹۹۰۲۳۵	-۰/۰۰۳۹۶
۱۳	۱/۳۶۴۹۹۰۲۳۵	۱/۳۶۵۲۳۴۳۷۵	۱/۳۶۵۱۱۲۳۰۵	-۰/۰۰۱۹۴

جدول ۲.۲: روش دوبخشی برای معادله $x^3 + 4x^2 - 10 = 0$

تذکر ۷.۲ روش دوبخشی برای یافتن ریشه چندگانه (با چندگانگی زوج) کارایی ندارد.

قضیه ۲.۲ اگر $f \in C[a, b]$ و $f(a)f(b) < 0$ و $\{x_n\}_{n \geq 1}$ را تولید می کند که به α (صفر f) همگرا است^۸ و داریم

$$|x_n - \alpha| \leq \frac{b-a}{2^n}, \quad n \geq 1.$$

تذکر ۸.۲ می توان نوشت $x_n = \alpha + O\left(\frac{1}{2^n}\right)$ یعنی همگرایی دنباله $\{x_n\}_{n \geq 1}$ به α متناسب با همگرایی $\{\frac{1}{2^n}\}_{n \geq 1}$ به صفر خواهد بود و چون $2^{-10} = \frac{1}{1024} < 0/001$ می توان گفت پس از ۱۰ تکرار، بیشتر از سه رقم به ارقام بامعناى درست اضافه نمی شود و این نشان می دهد که همگرایی روش دوبخشی کند است.

تمرین ۱.۲ چند تکرار روش دوبخشی لازم است تا ریشه ساده و یکتای $f(x) = 0$ در بازه $[a, b]$ با دقت rD به دست آید؟

^۸ $f \in C[a, b]$ یعنی تابع f بر بازه $[a, b]$ پیوسته است.

مثال ۹.۲ در ریاضیات مالی ثابت می شود اگر یک وام A تومانی با نرخ بهره ماهانه x در n قسط ماهانه به مبلغ P تومان مستهلک شود، رابطه $A = \frac{P}{x} (1 - (1+x)^{-n})$ برقرار خواهد بود. اگر شخصی یک وام مسکن سی ساله به مبلغ ۱۲۱۵۰۰۰۰۰ تومان نیاز داشته باشد و قادر به پرداخت اقساط ماهانه ۹۰۰۰۰۰ تومان باشد حداکثر نرخ بهره ای که می تواند بپذیرد را با به کار بردن روش دوبخشی و با دقت $4D$ تعیین کنید.

باید x را به قسمی تعیین کنیم که

$$121500000 = \frac{900000}{x} (1 - (1+x)^{-360 \times 12}),$$

به عبارت دیگر باید صفر تابع $f(x) = 135 + \frac{(1+x)^{-360} - 1}{x}$ مشخص شود. برای این منظور اگر $a = 0.00600$ و $b = 0.00800$ انتخاب شود از $f(a) = -12.32136$ و $f(b) = 17.09771$ نتیجه می گیریم دست کم یک ریشه در بازه $[0.00600, 0.00800]$ وجود دارد. با یک بررسی ساده مشخص می شود این ریشه منحصر به فرد است؟! از طرفی از نابرابری $\frac{0.00800 - 0.00600}{3^n} < 0.5 \times 10^{-4}$ در می یابیم کمترین تعداد تکرار لازم برای رسیدن به دقت مطلوب، $n = 6$ خواهد بود. از سطر آخر جدول ۳.۲ نتیجه می گیریم $0.00675 < \alpha < 0.00672$ و بنابراین با دقت $4D$ خواهیم داشت $x \simeq 0.0067$. تقریب بهتر، 0.00674992 است و علت تفاوت محسوس دو مقدار $f(0.0067) \simeq -0.76719$ و $f(0.00674992) \simeq 4 \times 10^{-5}$ تنها کم بودن تعداد ارقام بامعنا 0.0067 است.

△

n	a	b	$x = \frac{a+b}{2}$	$f(x)$
۱	۰/۰۰۶۰۰	۰/۰۰۸۰۰	۰/۰۰۷۰۰	۳/۷۳۸۴۴
۲	۰/۰۰۶۰۰	۰/۰۰۷۰۰	۰/۰۰۶۵۰	-۳/۹۱۳۸۷
۳	۰/۰۰۶۵۰	۰/۰۰۷۰۰	۰/۰۰۶۷۵	۰/۰۰۱۲۷
۴	۰/۰۰۶۵۰	۰/۰۰۶۷۵	۰/۰۰۶۶۳	-۱/۸۵۵۱۵
۵	۰/۰۰۶۶۳	۰/۰۰۶۷۵	۰/۰۰۶۶۹	-۰/۹۲۱۷۵
۶	۰/۰۰۶۶۹	۰/۰۰۶۷۵	۰/۰۰۶۷۲	-۰/۴۵۸۹۵

جدول ۳.۲: نتایج روش دوبخشی برای مثال ۹.۲

۲.۳.۲ روش نابجایی

در روش نابجایی^۹ مانند روش دوبخشی پس از حصول اطمینان از وجود ریشه منحصر به فرد در بازه $[a, b]$ ، بازه را به دو زیربازه تقسیم کرده و زیربازه ای که ریشه در آن وجود ندارد را کنار گذاشته و این فرایند را تکرار می کنیم. به شکل ۴.۲ نگاه کنید.

الگوریتم روش نابجایی

• ورودی. a, b, f (با این فرض که تابع f در بازه $[a, b]$ صفر یکتا داشته باشد)

• خروجی. تقریبی از صفر تابع f

^۹ Method of false position (regula falsi)

$$(۱) \text{ قرار دهید } x = a - f(a) \frac{b-a}{f(b)-f(a)} = \frac{af(b)-bf(a)}{f(b)-f(a)}$$

(۲) اگر شرط توقف (یک یا چند شرط توقف بیان شده) برقرار باشد a, b و x را چاپ کرده و متوقف شوید

(۳) اگر $f(a)f(x) < 0$ قرار دهید $b = x$ و به گام ۱ برگردید

(۴) قرار دهید $a = x$ و به گام ۱ برگردید

شکل ۴.۲: بررسی روش نابجایی به کمک رسم

مثال ۱۰.۲ روش نابجایی در حل معادله $f(x) = x^3 + 4x^2 - 10 = 0$ بر بازه $[1, 2]$ نتایج جدول ۴.۲ را تولید می‌کند که با توجه به اختلاف x_8 و x_9 نتیجه می‌گیریم با دقت $4D$ صفر تابع عبارت است از $x \simeq 1.3652$. \triangle

n	a_n	b_n	x_n	$f(x_n)$
۱	۱/۰	۲/۰	۱/۲۶۳۱۶	-۱/۶۰۲۲۷
۲	۱/۲۶۳۱۶	۲/۰	۱/۳۳۸۸۳	-۰/۴۳۰۳۷
۳	۱/۳۳۸۸۳	۲/۰	۱/۳۵۸۵۵	-۰/۱۱۰۰۱
۴	۱/۳۵۸۵۵	۲/۰	۱/۳۶۳۵۵	-۰/۰۲۷۷۶
۵	۱/۳۶۳۵۵	۲/۰	۱/۳۶۴۸۱	-۰/۰۰۶۹۸
۶	۱/۳۶۴۸۱	۲/۰	۱/۳۶۵۱۲	-۰/۰۰۱۷۶
۷	۱/۳۶۵۱۲	۲/۰	۱/۳۶۵۲۰	-۰/۰۰۰۴۴
۸	۱/۳۶۵۲۰	۲/۰	۱/۳۶۵۲۲	-۰/۰۰۰۱۱
۹	۱/۳۶۵۲۲	۲/۰	۱/۳۶۵۲۳	-۰/۰۰۰۰۳

جدول ۴.۲: روش نابجایی برای معادله $x^3 + 4x^2 - 10 = 0$

تذکر ۹.۲ روش نابجایی مانند روش دوبخشی همگرایی تضمین شده‌ای دارد و با آن که حجم عملیات آن حدود دو برابر روش دوبخشی است، بعضی مواقع سریع‌تر است. ولی ممکن است اکثر یا تمام عناصر دنباله $\{x_n\}_{n \geq 1}$ در یک طرف ریشه (α) قرار بگیرند (مانند مثال اخیر) که در این حالت همگرایی روش نابجایی ممکن است از روش دوبخشی نیز کندتر باشد. در این صورت یا از روش‌های دیگر استفاده می‌شود و یا اگر بعد از دو تکرار a یا b تغییر مکان نداد باید در محاسبات $\frac{f(a)}{4}$ یا $\frac{f(b)}{4}$ با $f(a)$ یا $f(b)$ جایگزین شده و تکرارها دنبال شوند^{۱۰}.

^{۱۰} روش نابجایی اصلاح شده یا تغییر یافته

۳.۳.۲ روش تکرار ساده

روش تکرار ساده^{۱۱} که به روش تکرار نقطه ثابت^{۱۲} و همچنین روش تکرار تابعی^{۱۳} نیز مشهور است، ایده ساده‌ای دارد که در ادامه آورده می‌شود. ابتدا معادله $f(x) = 0$ را به صورت $x = g(x)$ به گونه‌ای تغییر می‌دهیم که اگر $f(\alpha) = 0$ آن‌گاه $\alpha = g(\alpha)$. سپس به جای یافتن صفر تابع f ، نقطه ثابت تابع g را جستجو می‌کنیم.

تعریف ۳.۲ برای تابع $y = f(x)$ نقطه $z \in D_f$ را نقطه ثابت نامیم هرگاه $z = f(z)$ (محل برخورد نمودار f با نیمساز ناحیه اول و سوم).

تذکر ۱۰.۲ لزومی ندارد همه ریشه‌های $f(x) = 0$ ، نقطه ثابت g باشند و بر عکس ممکن است همه نقاط ثابت g ، ریشه $f(x) = 0$ نباشند. به عنوان مثال $f_1(x) = \sqrt{x} - 2 \cos x$ یک صفر در $[1, 2]$ و $f_2(x) = \sqrt{x} + 2 \cos x$ یک صفر در $[2, 3]$ و یک صفر در $[3, 4]$ دارد و اگر $x = g(x) := 4 \cos^2 x$ و g سه نقطه ثابت در $[1, 2]$ ، $[2, 3]$ و $[3, 4]$ دارد. همچنین $f(x) = x^2 + x - 1$ دو صفر در $[0, 1]$ و $[-2, -1]$ دارد و $g_1(x) = \sqrt{1-x}$ یک نقطه ثابت در $[0, 1]$ و $g_2(x) = -\sqrt{1-x}$ یک نقطه ثابت در $[-2, -1]$ دارد.

قضیه ۳.۲ (نقطه ثابت $\tilde{\alpha}$) اگر $g : [a, b] \rightarrow [a, b]$ و $g \in C[a, b]$ آن‌گاه g در $[a, b]$ حداقل یک نقطه ثابت دارد؛

(ب) همچنین اگر g' بر (a, b) موجود باشد و عدد ثابت و مثبت L چنان وجود داشته باشد که

$$\forall x \in (a, b), \quad |g'(x)| \leq L < 1,$$

آن‌گاه نقطه ثابت g در $[a, b]$ یکتا است؛

(پ) به علاوه دنباله $\{x_n\}_{n \geq 1}$ تولیدشده توسط فرایند $x_n = g(x_{n-1})$ به ازای هر x_0 در $[a, b]$ به نقطه ثابت g همگرا است و داریم

$$|x_n - \alpha| \leq \frac{L^n}{1-L} |x_1 - x_0|.$$

اگر شرایط قضیه نقطه ثابت برقرار باشد بلافاصله نتایج زیر به دست می‌آیند.

نتیجه ۱.۳.۲ $|x_n - \alpha| \leq L^n \max\{x_0 - a, b - x_0\}$.

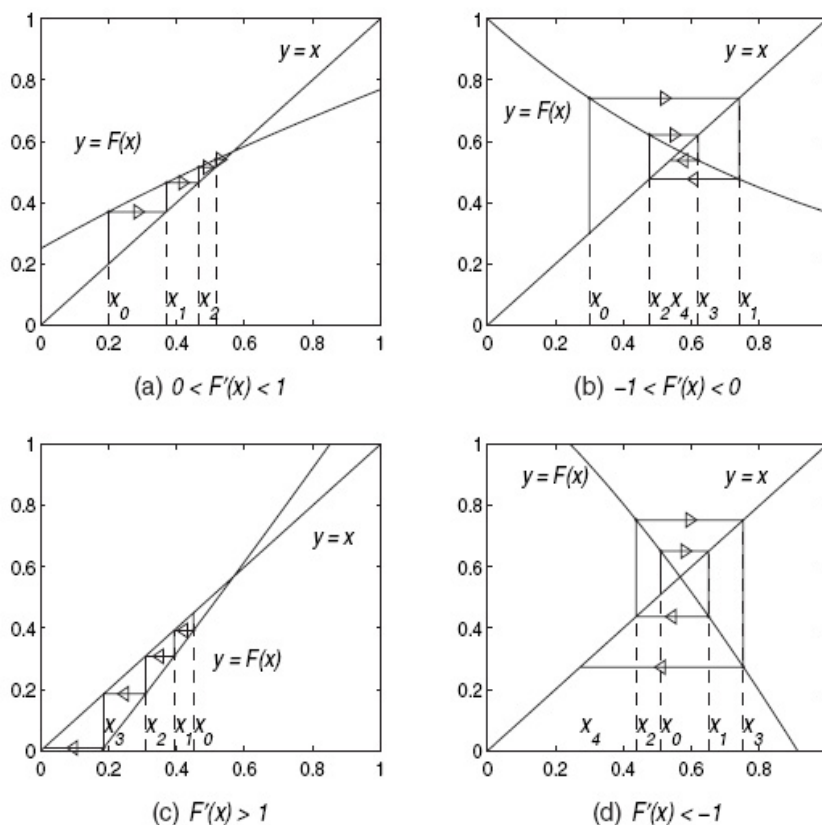
نتیجه ۲.۳.۲ اگر به ازای هر x در (a, b) داشته باشیم $0 < g'(x) \leq L < 1$ ، آن‌گاه دنباله تولیدشده توسط روش تکرار ساده یعنی $\{x_n\}_{n \geq 1}$ یکتا است و اگر به ازای هر x در (a, b) داشته باشیم $-1 < -L \leq g'(x) < 0$ ، آن‌گاه عناصر متوالی دنباله تولیدشده توسط روش تکرار ساده در دو طرف α قرار می‌گیرند.

با توجه به کران خطا، هر چه L به صفر نزدیک‌تر باشد همگرایی سریع‌تر و هر چه L به یک نزدیک‌تر باشد همگرایی کندتر خواهد بود. در شکل ۵.۲ نمونه‌هایی از همگرایی یا واگرایی روش تکرار ساده آورده شده است.

^{۱۱} Simple iteration

^{۱۲} Fixed point iteration

^{۱۳} Functional iteration



شکل ۵.۲: تعبیر هندسی روش تکرار ساده

الگوریتم روش تکرار ساده

• ورودی. x_0, ϵ, g (با این فرض که تابع g در فرضیات قضیه نقطه ثابت صدق کند)

• خروجی. مقدار x_n که به ازای آن $|x_n - x_{n-1}| < \epsilon$

(۱) قرار دهید $n = 1$

(۲) قرار دهید $x_n = g(x_{n-1})$

(۳) اگر $|x_n - x_{n-1}| < \epsilon$ آن گاه x_n را چاپ کرده و متوقف شوید

(۴) قرار دهید $n = n + 1$ و به گام ۲ برگردید

مثال ۱۱.۲ تابع $f(x) = x^3 - x^2 + 1$ روی بازه $I = [-1, -0.5]$ مفروض است. نشان دهید روش تکراری ریشه را با استفاده از این روش تکرار ساده با نقطه شروع $x_0 = -0.7$ و با دقت $3D$ به دست آورید.

از این که $g(x) = x - \frac{1}{3}f(x) = -\frac{1}{3}x^3 + \frac{1}{3}x^2 + x - \frac{1}{3}$ پس $g'(x) = -\frac{1}{3}x^2 + \frac{2}{3}x + 1$ و از $g'(x) > 0$ نتیجه می شود $x_1 = \frac{1-\sqrt{19}}{3} \simeq -1.12$ و $x_2 = \frac{1+\sqrt{19}}{3} \simeq 1.786$ و چون $I \subset [x_1, x_2]$ بنابراین برای هر $x \in I$ داریم $g'(-0.5) = -\frac{29}{48}$ و $g(-1) = -\frac{5}{6}$ از طرفی g بر I صعودی اکید است. از طرفی g بر I صعودی اکید است.

$$g: [-1, -0.5] \rightarrow [-\frac{5}{6}, -\frac{29}{48}] \subset [-1, -0.5].$$

همچنین داریم

$$-1 < x < -\frac{1}{3} \Rightarrow -\frac{4}{3} < x - \frac{1}{3} < -\frac{5}{6} \Rightarrow \frac{25}{36} < (x - \frac{1}{3})^2 < \frac{16}{9} \Rightarrow \frac{1}{6} < -\frac{1}{2}(x - \frac{1}{3})^2 + \frac{19}{18} < \frac{17}{24}$$

و چون $g'(x) = -\frac{1}{2}(x - \frac{1}{3})^2 + \frac{19}{18}$ پس $|g'(x)| < \frac{17}{24}$ ، $\forall x \in (-1, -\frac{1}{5})$ ، بنابراین شرایط قضیه نقطه ثابت برقرار است. با توجه به مقادیر x_n گزارش شده در جدول ۵.۲ در می یابیم که $\alpha = -0.755(3D)$.

n	۱	۲	۳	۴	۵
x_n	-۰/۷۲۷۸	-۰/۷۴۱۹	-۰/۷۴۸۸	-۰/۷۵۲۰	-۰/۷۵۳۶
n	۶	۷	۸	۹	۱۰
x_n	-۰/۷۵۴۳	-۰/۷۵۴۶	-۰/۷۵۴۷	-۰/۷۵۴۸	-۰/۷۵۴۸

جدول ۵.۲: نتایج روش تکرار ساده برای مثال ۱۱.۲

باید توجه داشت که با $L = \frac{17}{24}$ و $x_0 = -0.7$ ، از کران خطای

$$\frac{L^n}{1-L} |x_1 - x_0| \leq 0.5 \times 10^{-3},$$

خواهیم داشت $n \geq 16$. چرا در عمل با تعداد تکرار کمتری جواب مطلوب به دست آمده است؟ \triangle

تذکر ۱۱.۲ در حالت کلی بهتر است کران های g و g' را با بررسی رفتار آنها (محاسبه اکسترمم ها) به دست آوریم زیرا ممکن است در استفاده از نامساوی ها مرتکب اشتباه شویم و کران های بدبینانه ای به دست آوریم.

مثال ۱۲.۲ تقریبی از بزرگترین ریشه معادله $2x - \ln x - 4 = 0$ را با دقت $4D$ به دست آورید. همان طور که در شکل ۶.۲ مشاهده می شود این معادله دو ریشه به ترتیب در بازه های $[0, 1]$ و $[2, 3]$ دارد.

شکل ۶.۲: نمودار توابع $\ln x$ و $2x - 4$

با انتخاب $g(x) = 2 + \frac{1}{x} \ln x$ داریم $g'(x) = \frac{1}{x}$. چون g' در بازه $[2, 3]$ مثبت است پس g در این بازه صعودی است و بنابراین

$$2 < g(2) = 2 + \frac{1}{2} \ln 2 \leq g(x) \leq g(3) = 2 + \frac{1}{3} \ln 3 < 3, \quad \forall x \in [2, 3],$$

یعنی تابع g به وضوح پیوسته بوده و بازه $[2, 3]$ را به توی بازه $[2, 3]$ می برد. از طرف دیگر چون در این بازه داریم

$$g''(x) = \frac{-1}{x^3} < 0 \quad \text{و بنابراین } g' \text{ در این بازه نزولی بوده و}$$

$$g'(3) = \frac{1}{6} < g'(x) < g'(2) = \frac{1}{4}, \quad \forall x \in (2, 3),$$

و در نتیجه $L = \frac{1}{4}$. بنابراین شرایط قضیه نقطه ثابت برقرار است و از نابرابری

$$\frac{L^n}{1-L} |g(x_0) - x_0| \leq 0.5 \times 10^{-4},$$

به ازای $x_0 = 2/5$ داریم $n \geq 6$.

n	۱	۲	۳	۴	۵	۶	۷	۸
x_n	۲/۴۵۸۱۵	۲/۴۴۹۷۰	۲/۴۴۷۹۸	۲/۴۴۷۶۳	۲/۴۴۷۵۶	۲/۴۴۷۵۵	۲/۴۴۷۵۴	۲/۴۴۷۵۴

جدول ۶.۲: نتایج روش تکرار ساده برای مثال ۱۲.۲

نتایج جدول ۶.۲ حاکی از آن است که $\alpha = 2/4475(4D)$. چرا در تکرار هفتم به نقطه ثابت رسیده ایم؟ \triangle

تذکر ۱۲.۲ در پاسخ به پرسش های پایانی در دو مثال ۱۱.۲ و ۱۲.۲ باید گفت این اتفاق ها ناشی از رشد خطای گرد کردن است. بنابراین توصیه می شود در عمل تکرارها را تا جایی ادامه دهیم که ثابت شوند.

قضیه ۴.۲ اگر $\{x_n\}_{n \geq 1}$ دنباله ای باشد که توسط روش تکرار ساده به دست آمده باشد و به α (نقطه ثابت g) همگرا باشد و

$$g'(\alpha) = g''(\alpha) = \dots = g^{(p-1)}(\alpha) = 0 \neq g^{(p)}(\alpha),$$

آن گاه مرتبه همگرایی دنباله $\{x_n\}_{n \geq 1}$ برابر p است.

مثال ۱۳.۲ دنباله $\{x_n\}_{n \geq 1}$ در رابطه بازگشتی زیر صدق می کند

$$x_{n+1} = \frac{x_n(x_n^2 + 3a)}{3x_n^2 + a}, \quad n \geq 0,$$

که در آن $a > 0$. حد دنباله و مرتبه همگرایی دنباله به حد آن را به دست آورید. فرض کنید $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = \alpha$. با حدگیری داریم

$$\alpha = \frac{\alpha(\alpha^2 + 3a)}{3\alpha^2 + a},$$

و از آنجا $2\alpha(\alpha^2 - a) = 0$ و بنابراین $\alpha = 0, \pm\sqrt{a}$. با معرفی

$$g(x) = \frac{x(x^2 + 3a)}{3x^2 + a},$$

خواهیم داشت

$$g'(x) = \frac{3x^4 - 6ax^2 + 3a^2}{(3x^2 + a)^2}, \quad g''(x) = \frac{48ax(x^2 - a)}{(3x^2 + a)^3}, \quad g'''(x) = \frac{48a(-9x^4 + 18ax^2 - a^2)}{(3x^2 + a)^4}.$$

چون $g'(\circ) \neq \circ$ مرتبه همگرایی دنباله به صفر، یک است. از طرفی بنابر

$$g'(\pm\sqrt{a}) = g''(\pm\sqrt{a}) = \circ \neq 24a = g'''(\pm\sqrt{a}),$$

△

نتیجه می گیریم مرتبه همگرایی دنباله به $\pm\sqrt{a}$ سه است.

تذکر ۱۳.۲ اگر بتوان تابع g را به گونه ای انتخاب نمود که $g'(\alpha)$ صفر شود، بنابر قضیه ۴.۲، می توان انتظار همگرایی سریع تری داشت. به همین منظور فرض کنید g چنان انتخاب شده است که $\alpha = g(\alpha)$. با فرض $\lambda \neq \circ$ قرار دهید $x + \lambda x = g(x) + \lambda x$ و از آن جا $x = \frac{g(x) + \lambda x}{1 + \lambda}$ قرار دهید $g_\lambda(x) = \frac{g(x) + \lambda x}{1 + \lambda}$. حال λ را به گونه ای انتخاب می کنیم که $g'_\lambda(\alpha) = \circ$ اما $g'_\lambda(x) = \frac{g'(x) + \lambda}{1 + \lambda}$ پس باید داشته باشیم $\lambda = -g'(\alpha)$. ولی از α همین قدر اطلاع داریم که $\alpha \in [a, b]$. پس با این فرض که $b - a$ کوچک باشد آن گاه $\alpha \simeq \frac{a+b}{2}$ (یک تکرار از روش دویخشی) و قرار می دهیم $\lambda = -g'(\frac{a+b}{2})$.

مثال ۱۴.۲ تقریبی از ریشه $x - \tan(x) = \circ$ به دست آورید که به $\frac{3\pi}{4}$ نزدیک باشد.

با انتخاب $x = \tan(x) = g(x)$ واضح است که $g'(x) = 1 + \tan^2(x) > 1$ ، یعنی g شرایط قضیه نقطه ثابت را ندارد. اگر روش تکراری $x_n = g(x_{n-1})$ را با $x_0 = 4/5$ دنبال کنیم خواهیم داشت

$$x_1 = 4/64, \quad x_2 = 13/79, \quad x_3 = 2/76, \quad x_4 = -\circ/4.$$

حال با فرض $a = 4/4$ و $b = 4/6$ خواهیم داشت $\alpha \simeq 4/5$ و قرار می دهیم $\lambda = -g'(4/5) = -22/5$ بنابراین $g_\lambda(x) = \frac{\tan(x) - 22/5 x}{-21/5}$. روش تکراری $x_n = g_\lambda(x_{n-1})$ با $x_0 = 4/5$ ، نتایج $x_1 = 4/4934$ و $x_i = 4/4934$ برای $i = 2, 3, \dots$ را تولید می کند.

△

تمرین ۲.۲ در مثال قبل $g(x) = \tan^{-1}(x)$ را بررسی کنید.تذکر ۱۴.۲ فرض کنید تابع g با ویژگی های زیر در دسترس باشد.• g بر $[a, b]$ پیوسته باشد؛• $g : [a, b] \rightarrow [a, b]$ یک به یک و پوشا باشد و یا $g : [a, b] \subset [c, d] \rightarrow [c, d]$ ؛• g بر (a, b) مشتق پذیر بوده و $K > 1$ چنان موجود باشد که برای هر $x \in (a, b)$ داشته باشیم $|g'(x)| \geq K$.

اگر بتوان ضابطه g^{-1} را به دست آورد و قرار دهیم $G(x) = g^{-1}(x)$ آن گاه واضح است که از $\alpha = g(\alpha)$ خواهیم داشت $\alpha = G(\alpha)$ و

• G بر $[a, b]$ (یا (c, d)) پیوسته است و این بازه را به توی خود می نگارد؛

• G بر (a, b) (یا (c, d)) مشتق پذیر بوده و داریم

$$\forall x : |G'(x)| = \frac{1}{|g'(G(x))|} \leq \frac{1}{K} < 1.$$

یعنی G در شرایط قضیه نقطه ثابت صادق است و دنباله تولیدشده با $x_{n+1} = G(x_n)$ به ازای هر x_0 در $[a, b]$ به α همگرا می شود.

مثال ۱۵.۲ معادله $x^3 + x - 995 = 0$ را با دقت $9D$ حل کنید.

تنها ریشه معادله در فاصله $[9/9, 10]$ قرار دارد. اگر معادله را به صورت هم ارز آن $x = 995 - x^3$ بنویسیم آنگاه تابع $g(x) = 995 - x^3$ در شرایط قضیه نقطه ثابت صدق نمی کند. داریم $[9/9, 10] \subseteq [-5, 24/701] = g([9/9, 10])$ و چون $|g'(x)| = 3x^2$ پس روی $[9/9, 10]$ داریم $|g'(x)| \geq 3 \times (9/9)^2 = 294/03$ از طرفی واضح است که $g^{-1}(x) = \sqrt[3]{995 - x}$ ، $g^{-1}([9/9, 10]) \subseteq [9/9, 10]$ و $|g^{-1}'(x)| \leq \frac{1}{3 \times 94/03} = L$ بنابراین شرایط قضیه نقطه ثابت برای g^{-1} برقرار است. به ازای $x_0 = 10$ با دقت $10D$ داریم $x_1 = 9/94997478956$. تعداد گام های لازم n از رابطه $|x_1 - x_0| < 0/5 \times 10^{-9}$ به دست می آید. از حل این نابرابری نتیجه می شود $n \geq 4$. در جدول ۷.۲ چند جمله از دنباله تولیدشده به کمک g^{-1} با مقدار آغازی $x_0 = 10$ و خطای تقریب داده شده است. بنابراین جواب معادله $f(x) = 0$ با دقت $9D$ عدد $x = 9/9499916528$ است. \triangle

n	۱	۲	۳	۴
$x_n = g^{-1}(x_{n-1})$	۹/۹۴۹۷۴۷۸۹۵۶	۹/۹۴۹۹۱۷۰۹۶۰	۹/۹۴۹۹۱۶۵۲۶۳	۹/۹۴۹۹۱۶۵۲۸۳
$\left \frac{x_n - x_{n-1}}{x_n} \right $	۰/۰۵۰۲۵۲۱۰۴۴	۰/۰۰۰۰۱۶۸۶۳۲۶	۰/۰۰۰۰۰۰۰۵۶۷۸	۰/۰۰۰۰۰۰۰۰۰۰۲

جدول ۷.۲: نتایج روش تکرار ساده برای مثال ۱۵.۲

۴.۳.۲ روش نیوتن

این روش به روش نیوتن-رفسون^{۱۴} و روش مماسی نیز معروف است. برای به دست آوردن طرح تکراری این روش، فرض کنید^{۱۵} $f \in C^2[a, b]$ و x_0 تقریبی از α باشد به طوری که $f'(x_0) \neq 0$. با انتخاب $h = \alpha - x_0$ بنا بر بسط تیلور خواهیم داشت

$$f(\alpha) = f(x_0 + h) = f(x_0) + hf'(x_0) + \frac{h^2}{2!} f''(\xi),$$

که در آن ξ بین α و x_0 است. اگر h کوچک باشد، $h^2 = (\alpha - x_0)^2$ قابل چشم پوشی بوده و داریم

$$0 = f(\alpha) \simeq f(x_0) + (\alpha - x_0)f'(x_0),$$

^{۱۴}Newton-Raphson

^{۱۵} $f \in C^2[a, b]$ یعنی تابع f و مشتق اول و دوم آن بر بازه $[a, b]$ پیوسته هستند.

که نتیجه می دهد

$$\alpha \simeq x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} := x_1,$$

و با تکرار این فرایند خواهیم داشت

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \quad n = 0, 1, \dots$$

یک راه دیگر برای به دست آوردن طرح تکراری روش نیوتن استفاده از تعبیر هندسی روش است که در شکل ۷.۲ آورده شده است.

شکل ۷.۲: تعبیر هندسی روش نیوتن

الگوریتم روش نیوتن

• ورودی. f, ϵ, x_0 با این فرض که x_0 به α نزدیک باشد

• خروجی. مقدار x_n که به ازای آن $|x_n - x_{n-1}| < \epsilon$

(۱) قرار دهید $n = 1$

(۲) قرار دهید $x_n = x_{n-1} - \frac{f(x_{n-1})}{f'(x_{n-1})}$

(۳) اگر $|x_n - x_{n-1}| < \epsilon$ را چاپ کرده و متوقف شوید

(۴) قرار دهید $n = n + 1$ و به گام ۲ برگردید

تذکر ۱۵.۲ با انتخاب $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$ ملاحظه می شود که، روش نیوتن حالت خاصی از روش تکرار ساده است.

مثال ۱۶.۲ می خواهیم نقطه ثابت تابع کسینوس را تعیین کنیم. به کمک رسم، متوجه می شویم، نقطه ثابت تابع در بازه $[\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{4}]$ قرار دارد. با انتخاب $x_0 = \frac{\pi}{4}$ و استفاده از طرح تکرار ساده $x_{n+1} = \cos x_n$ ، نتایج جدول ۸.۲ (سمت چپ) به دست می آید که دلالت بر مقدار تقریبی 0.74° دارد. اما با انتخاب $f(x) = \cos x - x$ و $x_0 = \frac{\pi}{4}$ و با دنبال کردن طرح تکراری نیوتن یعنی

$$x_n = x_{n-1} - \frac{\cos x_{n-1} - x_{n-1}}{-\sin x_{n-1} - 1}, \quad n = 1, 2, \dots,$$

نتایج جدول ۸.۲ (سمت راست) تولید می شود که دلالت بر آن دارد که نقطه ثابت تابع کسینوس با دقت $9D$ عبارت

△

است از 0.739085133° .

n	x_n	n	x_n
۰	۰٫۷۸۵۳۹۸۱۶۳۵	۰	۰٫۷۸۵۳۹۸۱۶۳۵
۱	۰٫۷۰۷۱۰۶۷۸۱۰	۱	۰٫۷۳۹۵۳۶۱۳۳۷
۲	۰٫۷۶۰۲۴۴۵۹۷۲	۲	۰٫۷۳۹۰۸۵۱۷۸۱
۳	۰٫۷۲۴۶۶۷۴۸۰۸	۳	۰٫۷۳۹۰۸۵۱۳۳۲
۴	۰٫۷۴۸۷۱۹۸۸۵۸	۴	۰٫۷۳۹۰۸۵۱۳۳۲
۵	۰٫۷۳۲۵۶۰۸۴۴۶		
۶	۰٫۷۴۳۴۶۴۲۱۱۳		
۷	۰٫۷۳۶۱۲۸۲۵۶۵		

جدول ۸.۲: تقریب‌هایی برای یافتن نقطه ثابت تابع کسینوس

مثال ۱۷.۲ ثابت می‌شود یکی از مدل‌های رشد جمعیت یک جامعه، تابعی بر حسب زمان t به صورت زیر است

$$N(t) = N_0 e^{\lambda t} + \frac{\nu}{\lambda} (e^{\lambda t} - 1),$$

که در آن N_0 جمعیت آغازی، ν میزان مهاجرت (که ثابت فرض می‌شود) و λ بیانگر ثابت نرخ تولد است. فرض کنید جمعیت آغازی یک جامعه ۱۰۰۰۰۰۰ نفر بوده و در سال اول ۴۳۵۰۰۰ نفر مهاجر داشته باشد. اگر در انتهای سال اول جمعیت جامعه ۱۵۶۴۰۰۰ نفر شده باشد، ثابت نرخ تولد در این جامعه را مشخص کنید. سپس با استفاده از آن و با این فرض که میزان مهاجرت در سال دوم تغییر نکند، جمعیت جامعه را در پایان سال دوم پیش‌بینی کنید. در واقع باید جواب معادله $1000000e^{\lambda} + \frac{435000}{\lambda}(e^{\lambda} - 1) = 1564000$ را به دست آوریم. به عبارت دیگر باید صفر تابع $f(\lambda) = 1000e^{\lambda} + \frac{435}{\lambda}(e^{\lambda} - 1) - 1564$ معین شود. برای این منظور از روش نیوتن استفاده می‌کنیم و جوابی به دست می‌آوریم که دارای دقت $6D$ باشد. بنابراین با منظور نمودن دقت $7D$ و به ازای $\lambda_0 = 1$ ، به کمک رابطه بازگشتی

$$\lambda_{n+1} = \lambda_n - \frac{f(\lambda_n)}{f'(\lambda_n)}, \quad n = 0, 1, 2, \dots,$$

به نتایج جدول ۹.۲ دست می‌یابیم. دلیل توقف در تکرار پنجم آن است که

$$|\lambda_5 - \lambda_4| = 0.0000002 < 0.5 \times 10^{-6}.$$

در این صورت $\lambda = 0.100998$ و جمعیت در انتهای سال دوم عبارت است از

$$N(2) = 1000000e^{2 \times 0.100998} + \frac{435000}{0.100998}(e^{2 \times 0.100998} - 1) = 2187939.$$

اگر محاسبات میانی با دقت $3D$ انجام شود، $\lambda = 0.07$ خواهد بود و جمعیت در انتهای سال دوم $N(2) = 2084120$ به دست می‌آید که با مقدار قبلی بیش از ۱۰۰۰۰۰ نفر (حدود ۵ درصد) تفاوت دارد. توجه داشته باشید اگر بخواهیم بر مبنای جمعیت در انتهای سال دوم تخصیص بودجه داشته باشیم این اختلاف می‌تواند خیلی از موازنه‌ها را برهم زند.

توجه داشته باشید که به ازای $\lambda = ۰/۰۷$ خواهیم داشت $N(1) = ۱۵۲۳۰۹۳$ ، در حالی که به ازای $\lambda = ۰/۱۰۰۹۹۸$ مقدار واقعی $N(1) = ۱۵۶۴۰۰۰$ به دست می آید.

△

n	۰	۱	۲	۳	۴	۵
λ_n	۱/۰۰۰۰۰۰۰۰	۰/۳۹۶۹۰۳۱	۰/۱۳۸۸۶۹۰	۰/۱۰۱۶۶۶۶	۰/۱۰۰۹۹۸۱	۰/۱۰۰۹۹۷۹

جدول ۹.۲: روش نیوتن در یافتن ثابت نرخ تولد

قضیه ۵.۲ فرض کنید $f \in C^2[a, b]$ و $\alpha \in [a, b]$ صفر ساده f باشد یعنی $f(\alpha) = ۰ \neq f'(\alpha)$. در این صورت δ یی مثبت موجود است که دنباله حاصل از روش نیوتن به ازای هر x_0 در $[\alpha - \delta, \alpha + \delta]$ به α همگرا است.

تذکر ۱۶.۲ از قضیه ۵.۲ چنین نتیجه گیری می شود که برای تضمین همگرایی روش نیوتن باید x_0 به α نزدیک باشد. به همین منظور در عمل ابتدا چند تکرار یک روش ساده (با حجم عملیات کم) مانند روش دوبخشی را دنبال کرده و نتیجه را به عنوان x_0 روش نیوتن اختیار می کنیم.

قضیه ۶.۲ تحت شرایط قضیه ۵.۲ مرتبه همگرایی روش نیوتن دست کم ۲ است.

برهان. روش نیوتن را به عنوان یک روش تکرار ساده در نظر گرفته، با فرض $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$ خواهیم داشت $g'(x) = \frac{f(x)f''(x)}{f'(x)^2}$ و در نتیجه $g'(\alpha) = \frac{f(\alpha)f''(\alpha)}{f'(\alpha)^2} = ۰$. هم چنین $g''(\alpha) = \frac{f''(\alpha)}{f'(\alpha)}$ و بنابر قضیه ۴.۲ مرتبه همگرایی روش نیوتن در این حالت کمتر از دو نیست. □

تمرین ۳.۲ نشان دهید مرتبه همگرایی روش نیوتن در یافتن ریشه $\alpha = ۰$ معادله $\sin x = ۰$ دقیقاً ۳ است.

مثال ۱۸.۲ می خواهیم $\sqrt[m]{a}$ را با روش نیوتن تعیین کنیم که در آن a و m اعدادی مثبت هستند. به همین منظور تابع $f(x) = x^m - a$ را تعریف می کنیم که $\alpha = \sqrt[m]{a}$ صفر آن است. طرح تکراری نیوتن به صورت زیر در می آید

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^m - a}{mx_n^{m-1}} = \frac{(m-1)x_n^m + a}{mx_n^{m-1}}, \quad n = 0, 1, \dots$$

اگر $m = ۲$ و $a = ۲$ اختیار شود، این طرح به صورت $x_{n+1} = \frac{x_n}{۲} + \frac{۱}{x_n}$ خلاصه می شود و نتایج

$$x_1 = ۱/۵, x_2 = ۱/۴۱۶۶۶۶۶۶۷, x_3 = ۱/۴۱۴۲۱۵۶۸۶, x_4 = ۱/۴۱۴۲۱۳۵۶۲, x_5 = ۱/۴۱۴۲۱۳۵۶۲$$

△

به ازای $x_0 = ۱$ تولید می شود.

مثال ۱۹.۲ با استفاده از روش نیوتن یک طرح تکراری برای محاسبه وارون عدد ناصفر a به دست آورده و به کمک آن تقریبی برای $\frac{1}{a}$ تعیین کنید.

اگر $f(x) = \frac{1}{x} - a$ آن گاه $f'(x) = -\frac{1}{x^2}$ و از آنجا داریم

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} = x_n - \frac{\frac{1}{x_n} - a}{-\frac{1}{x_n^2}},$$

و در نتیجه $x_{n+1} = x_n(2 - ax_n)$. با فرض $a = 3$ و $x_0 = 0.3$ خواهیم داشت $x_1 = 0.33$ ، $x_2 = 0.3333$ و \triangle

$$x_3 = 0.33333333$$

تعریف ۴.۲ α صفر چندگانه f از مرتبه تکرار $m > 1$ نامیده می شود هرگاه

$$f(\alpha) = f'(\alpha) = \dots = f^{(m-1)}(\alpha) = 0 \neq f^{(m)}(\alpha),$$

و یا بتوان نوشت $f(x) = (x - \alpha)^m h(x)$ که در آن $h(\alpha) \neq 0$.

قضیه ۷.۲ اگر α صفر m -گانه f باشد، آنگاه مرتبه همگرایی روش نیوتن یک و نرخ همگرایی آن $1 - \frac{1}{m}$ است.

قضیه ۸.۲ روش $x_{n+1} = x_n - m \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ که به روش نیوتن تعمیم یافته (ترمیم یافته، تغییر یافته، اصلاح شده) معروف است، برای یافتن صفر m -گانه f ، مرتبه همگرایی حداقل دو دارد.

مثال ۲۰.۲ $\alpha = 0$ صفر مرتبه چهارم $f(x) = 2 \cos x - 2 + x^2$ است زیرا

$$f'(x) = -2 \sin x + 2x, \quad f''(x) = -2 \cos x + 2, \quad f'''(x) = 2 \sin x, \quad f^{(4)}(x) = 2 \cos x,$$

و به وضوح $f(0) = f'(0) = f''(0) = f'''(0) = 0 \neq f^{(4)}(0)$. همچنین به کمک بسط تیلور می توان نوشت

$$f(x) = 2 \cos x - 2 + x^2 = x^4 \left(\frac{2}{4!} - \frac{2x^2}{6!} + \dots \right).$$

با به کار بردن روش نیوتن به ازای $x_0 = 0.1$ خواهیم داشت $x_{12} = 0.000424341$ که نشان دهنده همگرایی کند روش است. اگر روش

$$x_{n+1} = x_n - 4 \frac{2 \cos x_n - 2 + x_n^2}{-2 \sin x_n + 2x_n},$$

را به کار ببریم، به ازای $x_0 = 0.1$ خواهیم داشت $x_7 = 0.163206 \times 10^{-7}$ ، اما برای محاسبه x_3 صورت و \triangle مخرج کسر صفر می شود (چون ریشه چندگانه است).

قضیه ۹.۲ اگر α صفر m -گانه f باشد، آنگاه α صفر ساده $f^{(m-1)}$ بوده و روش $x_{n+1} = x_n - \frac{f^{(m-1)}(x_n)}{f^{(m)}(x_n)}$ دنباله ای تولید می کند که با مرتبه همگرایی دست کم دو به α همگرا است.

برهان. روش نیوتن برای یافتن ریشه ساده معادله $f^{(m-1)}(x) = 0$ دارای مرتبه همگرایی دست کم دو است. \square

مثال ۲۱.۲ $\alpha = 0$ صفر مرتبه چهارم $f(x) = 2 \cos x - 2 + x^2$ و صفر ساده $f'''(x) = 2 \sin x$ است. بنابراین طرح تکراری

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f'''(x_n)}{f^{(4)}(x_n)} = x_n - \frac{2 \sin x_n}{2 \cos x_n} = x_n - \tan x_n,$$

به ازای $x_0 = 0.1$ نتیجه می دهد $x_6 = 0.333347 \times 10^{-6}$ ، $x_1 = -0.333349 \times 10^{-19}$ و $x_2 = 0.123349$ و \triangle

تذکر ۱۷.۲ در به کار بردن روش نیوتن دو مشکل اساسی وجود دارد که عبارتند از

• x_0 باید نزدیک α اختیار شود؛

• وجود، محاسبه و مخالف صفر بودن $f'(x_n)$.

برای درک بهتر به شکل ۸.۲ نگاه کنید.

شکل ۸.۲: تعبیر هندسی مشکلات اساسی روش نیوتن

۵.۳.۲ روش وتری

روش وتری به روش خط قاطع^{۱۶} نیز معروف است و برای رفع مشکل دوم روش نیوتن مطرح شده است. با توجه به رابطه

$$f'(x_n) = \lim_{x \rightarrow x_n} \frac{f(x_n) - f(x)}{x_n - x},$$

اگر x به اندازه کافی به x_n نزدیک باشد به عنوان مثال $x = x_{n-1}$ ، می‌توان نوشت

$$f'(x_n) \simeq \frac{f(x_n) - f(x_{n-1})}{x_n - x_{n-1}}.$$

با جای‌گذاری در طرح تکراری نیوتن، برای $n \geq 1$ داریم

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{\frac{f(x_n) - f(x_{n-1})}{x_n - x_{n-1}}} = x_n - \frac{f(x_n)(x_n - x_{n-1})}{f(x_n) - f(x_{n-1})} = \frac{x_{n-1}f(x_n) - x_nf(x_{n-1})}{f(x_n) - f(x_{n-1})}.$$

یک راه دیگر به دست آوردن طرح تکراری روش وتری، استفاده از تعبیر هندسی روش است که در شکل ۹.۲ آورده شده است.

شکل ۹.۲: تعبیر هندسی روش وتری

الگوریتم روش وتری

• ورودی. x_0, x_1, ϵ, f

• خروجی. مقدار x_{n+1} که به ازای آن $|x_{n+1} - x_n| < \epsilon$

(۱) قرار دهید $n = 1$

(۲) قرار دهید $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)(x_n - x_{n-1})}{f(x_n) - f(x_{n-1})} = \frac{x_{n-1}f(x_n) - x_nf(x_{n-1})}{f(x_n) - f(x_{n-1})}$

(۳) اگر $|x_{n+1} - x_n| < \epsilon$ آن گاه x_{n+1} را چاپ کرده و متوقف شوید

(۴) قرار دهید $n = n + 1$ و به گام ۲ برگردید

مثال ۲۲.۲ همان طور که بررسی شد $\alpha = 0$ صفر مرتبه چهار $f(x) = 2 \cos x - 2 + x^2$ است. با به کار بردن روش وتری به ازای $x_0 = 0/0/1$ و $x_1 = 0/0/2$ خواهیم داشت $x_{10} = 0/0/0381888$. \triangle

تذکر ۱۸.۲ ثابت می شود مرتبه همگرایی روش وتری $1/618 \simeq \frac{1+\sqrt{5}}{2}$ است.

تذکر ۱۹.۲ روش وتری برای شروع به دو مقدار آغازی نیاز دارد که لزومی ندارد دو طرف α واقع باشند؛ ولی روش نابجایی برای شروع به a و b یی نیاز دارد که $f(a)f(b) < 0$. همچنین در روش وتری همیشه نقطه ای با کوچک ترین اندیس کنار گذاشته می شود ولی در روش نابجایی ممکن است یک نقطه در چند تکرار متوالی ثابت بماند.

تمرین

۱. درستی روابط زیر را بررسی کنید

$$\frac{1}{n \ln n} = o\left(\frac{1}{n}\right), \quad \sin h = h - \frac{h^3}{6} + O(h^5), \quad e^{-n} = o(1/n^2).$$

۲. ابتدا نشان دهید معادله $x^2 - 4 \sin x = 0$ فقط یک ریشه در بازه $[1, 2]$ دارد. سپس برای آن که تقریبی از این ریشه با دقت $3D$ به دست آید به چند بار نصف کردن نیاز است؟ در پایان ریشه را با این دقت تعیین کنید.

۳. با شروع از بازه $[0, 5]$ ، روش دوبخشی به کدام صفر تابع $f(x) = (x-1)(x-2)(x-3)^2(x-4)$ همگرا می شود؟

۴. برای محاسبه ریشه مثبت معادله $x^2 + x - 1 = 0$ می توان توابع زیر را در نظر گرفت

$$x = g_1(x) := 1 - x^2, \quad x = g_2(x) := \sqrt{1 - x}, \quad x = g_3(x) := \frac{1}{1 + x}, \quad x = g_4(x) := \frac{x^2 + 1}{2x + 1}.$$

به کمک قضیه نقطه ثابت نشان دهید g_1 مناسب نیست و به ترتیب g_2, g_3, g_4 مناسب تر هستند.

۵. برای مثال ۱۲.۲، آیا تابع $g(x) = e^{2x-4}$ در شرایط قضیه نقطه ثابت صدق می کند؟
۶. یک طرح تکراری برای یافتن صفر مرتبه دو تابع $f(x) = 1 - e^{x^2}$ با مرتبه همگرایی دو به دست آورید.
۷. برای یافتن ریشه $x = 0$ معادله $x + x^2 - \sin(x) = 0$ کدام دنباله مرتبه همگرایی بزرگتری دارد؟
- الف) $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ ب) $x_{n+1} = x_n - 2 \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ ج) $x_{n+1} = x_n - 3 \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ د) $x_{n+1} = \sin(x_n) - x_n^2$
۸. یک طرح تکراری برای تعیین $\sqrt[3]{3}$ به کمک روش نیوتن بسازید.
۹. کدام گزینه نادرست است؟
- الف) روش نیوتن حالت خاصی از روش تکرار ساده است که همگرایی تضمین شده ای دارد.
- ب) دریافتن ریشه های مضاعف یک تابع مرتبه همگرایی روش نیوتن دو نیست.
- ج) اگر $g'(\alpha) = 0$ آنگاه مرتبه همگرایی روش تکرار ساده حداقل دو است.
- د) روش وتری لزوما همگرا نیست.
۱۰. کدام بازه $[a, b]$ این خاصیت را دارد که "دنباله حاصل از روش تکرار ساده $x_{n+1} = 0.3(x_n - 0.1)^3 - 0.2$ برای هر $x_0 \in [a, b]$ به $\alpha \in [a, b]$ همگرا است؟"
- الف) $[1, 1.5]$ ب) $[-2, -1]$ ج) $[-0.5, 0]$ د) $[2, 2.5]$
۱۱. اگر $x_{n+1} = \frac{4}{5} \cos(x_n)$ با $x_0 = 1$ به $\alpha \in [0, \frac{\pi}{4}]$ همگرا باشد، حداکثر مقدار $|x_1 - \alpha|$ کدام است؟
- الف) 0.1974 ب) 0.1074 ج) 0.2148 د) 0.3048
۱۲. اگر بخواهیم جواب معادله $\sin(x) - \cos(x) = 0.1$ را با $x_0 = 0.8$ و $x_1 = 1$ به روش وتری حل کنیم x_2 کدام گزینه است؟ الف) 0.856166112 ب) 0.856143999 ج) 0.856629456 د) 0.856236990
۱۳. کدام یک از عبارات زیر صحیح است؟
- الف) روش نیوتن برای حل معادلات غیرخطی همیشه همگرا است.
- ب) روش دوبخشی برای یافتن تمام ریشه ها همگرا است.
- ج) مرتبه همگرایی روش نیوتن به مرتبه ریشه بستگی دارد.
- د) مرتبه همگرایی روش وتری بیشتر از مرتبه همگرایی روش نیوتن است.
۱۴. اگر از روش دوبخشی برای محاسبه ریشه مثبت معادله $3xe^x = 1$ در بازه $[0, 1]$ با دقت $10^{-4} \times 0.5$ استفاده شود، حداقل چند تکرار از روش دوبخشی لازم است؟
- الف) ۱۴ ب) ۱۵ ج) ۱۹ د) ۱۷
۱۵. مرتبه همگرایی روش نیوتن برای پیدا کردن ریشه های $f(x) = x^4 - 2x^2 = 0$ در صورتی که به ریشه همگرا شود، چند است؟
- الف) برای همه ریشه ها خطی است.
- ب) برای همه ریشه ها از مرتبه دو است.
- ج) برای ریشه های صفر از مرتبه دو و برای ریشه های ناصفر خطی است.
- د) برای ریشه های صفر خطی است و برای ریشه های ناصفر از مرتبه دو است.

۱۶. طرح تکراری $x_{n+1} = \frac{2}{3} \left(x_n + \frac{1}{x_n^2} \right)$ با

- (الف) مرتبه همگرایی دو به $\sqrt{2}$ همگرا است. (ب) مرتبه همگرایی حداقل دو به $\sqrt{2}$ همگرا است.
(ج) مرتبه همگرایی دو به $\sqrt{2}$ همگرا است. (د) مرتبه همگرایی حداقل دو به $\sqrt{2}$ همگرا است.

۱۷. فرض کنید $f(x) = x + \cos x$ و $x_0 = 0$ و $x_1 = 0.5$ باشد. مقدار x_2 در روش وتری کدام است؟

- (الف) $-1/4232$ (ب) $1/3242$ (ج) $1/4232$ (د) $-1/3242$

۱۸. کدام یک از گزینه‌های زیر در مورد ریشه $\alpha = 0$ برای $f(x) = \sin x - \sinh x$ صحیح است؟

- (الف) روش نیوتن همگرای مرتبه دو است. (ب) روش دوبخشی همگرا نیست.
(ج) روش نیوتن همگرای مرتبه یک است. (د) روش نیوتن همگرای حداقل مرتبه دو است.

۱۹. کدام گزینه درست است؟

(الف) معادله $x = 1 + \tan^{-1} x$ نقطه ثابت یکتا در بازه $[2, 3]$ دارد.

(ب) تابع $g(x) = 1 + \tan^{-1} x$ ریشه یکتا در بازه $[2, 3]$ دارد.

(ج) تابع $g(x) = 1 + \tan^{-1} x$ نقطه ثابت یکتا در بازه $[2, 3]$ دارد.

(د) معادله $x = 1 + \tan x$ ریشه یکتا در بازه $[2, 3]$ دارد.

۲۰. با این فرض که $f(x) = \cos(e^x)$ ، $x_0 = 0$ ، x_1 با روش نیوتن و x_2 با روش وتری به دست آید، x_1 و x_2 به ترتیب کدامند؟

- (الف) 0.6420 و 0.4015 (ب) 0.6421 و 0.4015 (ج) 0.6420 و 0.4016 (د) 0.6421 و 0.4016

۲۱. چند تکرار روش دوبخشی در بازه $[0.5, 1.5]$ لازم است تا ریشه $f(x) = 1 - e^x$ با حداکثر خطای 10^{-3} محاسبه شود؟

- (الف) ۹ (ب) ۱۰ (ج) ۱۱ (د) ۸

۲۲. کدامیک از عبارات زیر صحیح است؟

- (الف) روش دوبخشی برای یافتن تمامی ریشه‌ها همگرا است.
(ب) مرتبه همگرایی روش نیوتن به مرتبه ریشه بستگی دارد.
(ج) مرتبه همگرایی روش وتری بیشتر از مرتبه همگرایی روش نیوتن است.
(د) روش نیوتن برای حل معادلات غیرخطی همیشه همگرا است.

فصل ۳

درون‌یابی

مقدمه

در جمهوری اسلامی ایران هر ده سال یک بار سرشماری جمعیت انجام می‌شود و قرار شده است از این به بعد هر پنج سال یک بار انجام پذیرد. جدول ۱.۳ جمعیت کشور را در سال‌های ۱۳۳۵ تا ۱۳۹۵ نشان می‌دهد. در ارتباط با این جدول سوال‌های زیر مطرح می‌شوند

- در سال ۱۳۵۹ (آغاز جنگ تحمیلی ایران با عراق) جمعیت ایران چقدر بوده است؟
- در سال ۱۴۰۰ جمعیت ایران چقدر خواهد بود؟
- در سال ۱۳۳۰ جمعیت ایران چقدر بوده است؟
- در چه سالی جمعیت ایران حدود ۴۰ میلیون نفر بوده است؟

سال	۱۳۳۵	۱۳۴۵	۱۳۵۵	۱۳۶۵	۱۳۷۵	۱۳۸۵	۱۳۹۰	۱۳۹۵
میلیون نفر	۱۸/۹۵	۲۵/۷۹	۳۳/۷۱	۴۹/۴۵	۶۰/۰۶	۷۰/۴۷	۷۵/۱۵	۷۹/۹۳

جدول ۱.۳: جمعیت ایران در سال‌های ۱۳۳۵ تا ۱۳۹۵

تعریف ۱.۳ فرض کنید تابع $y = f(x)$ در دسترس نباشد (یا ضابطه‌ای پیچیده داشته باشد) ولی مقدار آن در $n + 1$ نقطه $x_0 < x_1 < \dots < x_n$ معلوم باشد. مسئله یافتن مقدار تابع f در نقطه x متعلق به بازه $[x_0, x_n]$ به مسئله درون‌یابی (سوال اول)، مسئله یافتن مقدار تابع f در نقطه x که به بازه $[x_0, x_n]$ تعلق ندارد به مسئله برون‌یابی (سوال دوم و سوم) و مسئله تعیین x زمانی که $f(x)$ معلوم باشد به مسئله درون‌یابی وارون (سوال چهارم) معروف است.

۱.۳ درونیابی

قضیه ۱.۳ (تقریب وایرستراس) فرض کنید $f \in C[a, b]$. به ازای هر $\epsilon > 0$ چندجمله‌ای p چنان وجود دارد که

$$|f(x) - p(x)| < \epsilon, \quad \forall x \in [a, b].$$

با توجه به این قضیه و با توجه به همواری چندجمله‌ای‌ها (مشتق و انتگرال یک چندجمله‌ای، چندجمله‌ای است)، چنین به نظر می‌رسد که ساده‌ترین روش برای حل مسئله درونیابی، ساختن چندجمله‌ای درونیاب تابع f است.

تعریف ۲.۳ فرض کنید مقدار تابع f در $n+1$ نقطه $x_0 < x_1 < \dots < x_n$ معلوم باشد. چندجمله‌ای p را چندجمله‌ای درونیاب تابع f نامند اگر

$$i = 0, 1, \dots, n : p(x_i) = f(x_i).$$

این رابطه به ویژگی چندجمله‌ای درونیاب معروف است.

قضیه ۲.۳ اگر مقدار تابع f در $n+1$ نقطه متمایز x_0, x_1, \dots, x_n معلوم باشد، آنگاه یک و فقط یک چندجمله‌ای با حداکثر درجه n با ویژگی درونیابی وجود دارد.

برهان. فرض کنید $p(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$ چندجمله‌ای درونیاب (با ضرایب نامعین) تابع f در نقاط x_0, x_1, \dots, x_n باشد. بنابر ویژگی درونیابی داریم

$$p(x_0) = a_0 + a_1x_0 + \dots + a_nx_0^n = f_0,$$

$$p(x_1) = a_0 + a_1x_1 + \dots + a_nx_1^n = f_1,$$

$$\vdots$$

$$p(x_n) = a_0 + a_1x_n + \dots + a_nx_n^n = f_n,$$

که در آن $f_i = f(x_i)$. این معادله‌ها را می‌توان به شکل فشرده $A\alpha = F$ نوشت که در آن

$$A = \begin{bmatrix} 1 & x_0 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & \dots & x_n^n \end{bmatrix}, \quad F = \begin{bmatrix} f_0 \\ f_1 \\ \vdots \\ f_n \end{bmatrix}, \quad \alpha = \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}.$$

ماتریس A به ماتریس واندرموند معروف است و ثابت می‌شود $\det(A) = \prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$. چون نقاط x_j و x_i متمایز هستند واضح است که $\det(A) \neq 0$ و بنابراین دستگاه $A\alpha = F$ جواب یکتا دارد. \square

تذکر ۱.۳ اثبات این قضیه دلالت دارد بر روش ضرایب نامعین برای تعیین چندجمله‌ای درونیاب که به تولید یک دستگاه پُر و بد حالت منجر می‌شود (در عمل جواب‌های عددی رضایت‌بخشی به دست نمی‌آید) و برای n های بزرگ کارایی ندارد. در ادامه روش‌های کارا تر بررسی می‌شوند.

۱.۱.۳ روش لاگرانژ

فرض کنید L_j به ازای $j = 0, 1, \dots, n$ یک چندجمله‌ای درجه n باشد و قرار دهید

$$p(x) = f_0 L_0(x) + f_1 L_1(x) + \dots + f_n L_n(x) = \sum_{j=0}^n f_j L_j(x).$$

برای آن که p در ویژگی درونی صدق کند باید داشته باشیم

$$L_j(x_i) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

یعنی L_j باید در n نقطه $x_0, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_n$ صفر شود. بنابراین

$$L_j(x) = c(x - x_0) \cdots (x - x_{j-1})(x - x_{j+1}) \cdots (x - x_n),$$

و چون $L_j(x_j) = 1$ پس

$$c = \frac{1}{(x_j - x_0) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_n)},$$

و در نتیجه

$$L_j(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{j-1})(x - x_{j+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_j - x_0) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_n)} = \prod_{j \neq k=0}^n \frac{x - x_k}{x_j - x_k}.$$

تذکر ۲.۳ چندجمله‌ای‌های L_j از درجه n هستند و به چندجمله‌ای‌های لاگرانژ معروف هستند و به کمک چندجمله‌ای

$$\psi_n(x) = (x - x_0) \cdots (x - x_n) = \prod_{i=0}^n (x - x_i),$$

می‌توان نوشت

$$p(x) = \psi_n(x) \sum_{j=0}^n \frac{f_j}{(x - x_j) \psi'_n(x_j)}.$$

تمرین ۱.۳ نشان دهید چندجمله‌ای‌های لاگرانژ مستقل خطی بوده و $\sum_{j=0}^n L_j(x) = 1$.

الگوریتم روش لاگرانژ

• ورودی. نقاط $(x_0, f_0), (x_1, f_1), \dots, (x_n, f_n)$

• خروجی. چندجمله‌ای درونیاب f

$$(۱) \text{ برای } j = 0, 1, \dots, n \text{ قرار دهید } L_j(x) = \prod_{j \neq k=0}^n \frac{x - x_k}{x_j - x_k}$$

$$(۲) \text{ قرار دهید } p(x) = \sum_{j=0}^n f_j L_j(x)$$

مثال ۱.۳ چند جمله‌ای درونیاب مربوط به داده‌های جدول زیر را با روش لاگرانژ تعیین کنید.

x_i	-۱	۰	۲
f_i	۱	۱	۷

به وضوح $n = ۲$ و داریم

$$L_0(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} = \frac{(x - 0)(x - 2)}{(-1 - 0)(-1 - 2)} = \frac{x^2 - 2x}{3},$$

$$L_1(x) = \frac{(x - (-1))(x - 2)}{(0 - (-1))(0 - 2)} = \frac{-x^2 + x + 2}{2}, \quad L_2(x) = \frac{(x - (-1))(x - 0)}{(2 - (-1))(2 - 0)} = \frac{x^2 + x}{6}$$

و بنابراین

$$p(x) = f_0 L_0(x) + f_1 L_1(x) + f_2 L_2(x) = 1 \times \left(\frac{x^2 - x}{3}\right) + 1 \times \frac{-x^2 + x + 2}{2} + 7 \times \left(\frac{x^2 + x}{6}\right) = x^2 + x + 1$$

پس می‌توان به عنوان مثال $p(\frac{1}{3}) = (\frac{1}{3})^2 + \frac{1}{3} + 1 = \frac{16}{9}$ را به عنوان تقریبی از $f(\frac{1}{3})$ پذیرفت. \triangle

مثال ۲.۳ چند جمله‌ای درونیاب مربوط به داده‌های جدول زیر را با روش لاگرانژ تعیین کنید.

x_i	-۱	۰	۱	۲
f_i	۱	۱	۳	۷

به وضوح $n = ۳$ و داریم

$$L_0(x) = \frac{(x - 0)(x - 1)(x - 2)}{(-1 - 0)(-1 - 1)(-1 - 2)} = \frac{x^3 - 3x^2 + 2x}{-6},$$

$$L_1(x) = \frac{x^3 - 2x^2 - x + 2}{2}, \quad L_2(x) = \frac{x^3 - x^2 - 2x}{-2}, \quad L_3(x) = \frac{x^3 - x}{6}$$

و بنابراین

$$p(x) = 1 \times L_0(x) + 1 \times L_1(x) + 3 \times L_2(x) + 7 \times L_3(x) = x^3 + x + 1$$

با آن که L_j ها درجه ۳ هستند ولی p درجه ۲ است. \triangle

اشکالات روش لاگرانژ

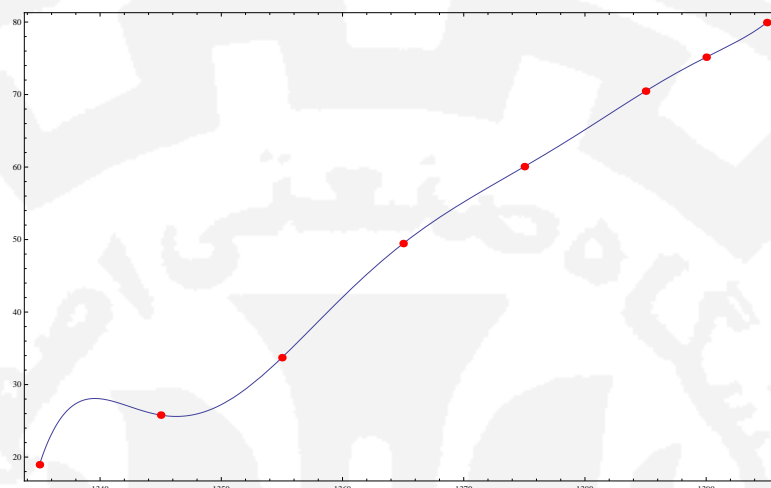
- محاسبات حتی زمانی که n کوچک باشد زیاد است و برای n های بزرگ روش کارایی چندانی ندارد؛
- با اضافه شدن یک نقطه به داده‌های قبلی، باید تمام عملیات را از سر گرفت (از محاسبات قبلی استفاده نمی‌شود)؛
- قبل از اتمام عملیات، درجه چند جمله‌ای درونیاب معلوم نیست.

مثال ۳.۳ چندجمله‌ای درون‌یاب داده‌های جمعیت ایران را ساخته و نمودار آن را در شکل ۱.۳ رسم کرده‌ایم. نتایج

$$p(1330) = -44/95, p(1340) = 28/04, p(1359) = 40/39, p(1368) = 51/92, p(1400) = 93/29$$

△

به دست می‌آیند که باید به دقت تفسیر شوند.



شکل ۱.۳: نمودار جمعیت ایران در سال‌های ۱۳۳۵-۱۳۹۵

۲.۱.۳ روش تفاضلات تقسیم‌شده نیوتن

در این بخش روشی ساخته می‌شود که اشکالات روش لاگرانژ را برطرف کند. به همین منظور، فرض کنید فضای تمام چندجمله‌ای‌های از درجه حداکثر n را با π_n نمایش دهیم.

تمرین ۲.۳ نشان دهید

$$\pi_n = \text{span}\{1, (x - x_0), (x - x_0)(x - x_1), \dots, (x - x_0) \cdots (x - x_{n-1})\}.$$

یعنی نشان دهید چندجمله‌ای‌های

$$1, (x - x_0), (x - x_0)(x - x_1), \dots, (x - x_0) \cdots (x - x_{n-1})$$

مستقل خطی هستند.

بنابراین، می‌توان هر چندجمله‌ای از درجه حداکثر n را به صورت ترکیب خطی از چندجمله‌ای‌های اخیر نوشت. به ویژه برای چندجمله‌ای درون‌یاب p خواهیم داشت

$$p(x) = a_0 + a_1(x - x_0) + a_2(x - x_0)(x - x_1) + \cdots + a_n(x - x_0) \cdots (x - x_{n-1}).$$

ضرایب a_0, a_1, \dots, a_n را به گونه‌ای پیدا می‌کنیم که p در ویژگی درونی صدق کند. پس باید داشته باشیم

$$p(x_0) = a_0 = f_0 \longrightarrow a_0 = f_0,$$

$$p(x_1) = a_0 + a_1(x_1 - x_0) = f_1 \longrightarrow a_1 = \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}.$$

پیش از آن که سایر ضرایب را به همین صورت به دست آوریم، تفاضلات تقسیم‌شده نیوتن را تعریف می‌کنیم.

تعریف ۳.۳ فرض کنید x_0, x_1, \dots, x_n نقاطی متمایز باشند. تفاضل تقسیم‌شده مرتبه اول f در نقاط x_i و x_{i+1} که با نماد $f[x_i, x_{i+1}]$ نمایش داده می‌شود، به صورت زیر است

$$f[x_i, x_{i+1}] = \frac{f_{i+1} - f_i}{x_{i+1} - x_i},$$

و تفاضل تقسیم‌شده مرتبه j تابع f در نقاط $x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+j}$ به صورت زیر تعریف می‌شود

$$f[x_i, \dots, x_{i+j}] = \frac{f[x_{i+1}, \dots, x_{i+j}] - f[x_i, \dots, x_{i+j-1}]}{x_{i+j} - x_i}.$$

بنابراین با توجه به نماد تعریف‌شده می‌توان نوشت $a_1 = f[x_0, x_1]$ و داریم

$$p(x_2) = a_0 + a_1(x_2 - x_0) + a_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f_2,$$

و از آن جا خواهیم داشت

$$a_2 = \frac{f_2 - f_0 - \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}(x_2 - x_0)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)} = \frac{\frac{f_2 - f_0}{x_2 - x_1} - \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0} \frac{x_2 - x_0}{x_2 - x_1}}{(x_2 - x_0)} = \frac{\frac{f_2 - f_1 + f_1 - f_0}{x_2 - x_1} - \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0} \frac{x_2 - x_1 + x_1 - x_0}{x_2 - x_1}}{x_2 - x_0},$$

و یا

$$a_2 = \frac{\frac{f_2 - f_1}{x_2 - x_1} - \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}}{x_2 - x_0} = \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0}.$$

در نتیجه

$$a_2 = f[x_0, x_1, x_2].$$

با یک روند استقرایی می‌توان نشان داد

$$a_j = f[x_0, x_1, \dots, x_j], \quad j = 1, \dots, n,$$

و بنابراین

$$p(x) = f_0 + \sum_{j=1}^n f[x_0, x_1, \dots, x_j](x - x_0) \cdots (x - x_{j-1}).$$

الگوریتم روش تفاضلات تقسیم شده نیوتن

• ورودی. نقاط $(x_0, f_0), (x_1, f_1), \dots, (x_n, f_n)$

• خروجی. اعداد $F_{0,0}, F_{1,1}, \dots, F_{n,n}$ به طوری که $p(x) = \sum_{i=0}^n F_{i,i} \prod_{k=0}^{i-1} (x - x_k)$

(۱) برای $i = 0, 1, \dots, n$ قرار بده $F_{i,0} = f_i$

(۲) برای $i = 1, \dots, n$ و $j = 1, \dots, i$ قرار بده $F_{i,j} = \frac{F_{i,j-1} - F_{i-1,j-1}}{x_i - x_{i-j}}$

مثال ۴.۳ چند جمله‌ای درونیاب مربوط به جدول زیر را با روش تفاضلات تقسیم شده نیوتن تعیین کنید.

x_i	-۱	۰	۲
f_i	۱	۱	۷

برای ساختن چند جمله‌ای درونیاب، جدولی معروف به جدول تفاضلات تقسیم شده به صورت زیر می‌سازیم

x_i	f_i	$f[x_i, x_{i+1}]$	$f[x_0, x_1, x_2]$
-۱	۱		
		$\frac{1-1}{0-(-1)} = 0$	
۰	۱		$\frac{3-0}{2-(-1)} = 1$
		$\frac{1-1}{1-0} = 0$	
۲	۷		

△

و به کمک آن داریم $p(x) = 1 + (0)(x - (-1)) + (1)(x - (-1))(x - (0)) = x^2 + x + 1$

مثال ۵.۳ اگر داده $(1, 3)$ به جدول مثال قبل اضافه شود، آن را دوباره حل کنید.

به راحتی می‌توان جدول مثال قبل را به صورت زیر اصلاح کرد.

x_i	f_i	$f[x_i, x_{i+1}]$	$f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$
-۱	۱			
		۰		
			۱	
۰	۱			
		۳		$\frac{1-1}{1-(-1)} = 0$
۲	۷			
			$\frac{4-3}{1-0} = 1$	
		$\frac{3-7}{1-2} = 4$		
۱	۳			

\triangle

$$q(x) = p(x) + (x+1)x(x-2) = p(x) = x^2 + x + 1 \text{ سپس}$$

مزایای روش تفاضلات تقسیم شده نیوتن

- حجم عملیات چندان زیاد نیست؛
- با اضافه شدن یک نقطه (نقاطی) به جدول، از محاسبات قبلی استفاده می شود؛
- چندجمله ای درونیاب به تدریج ساخته می شود و درجه آن، پس از ساختن جدول مشخص می شود.

تذکر ۳.۳ چندجمله ای درونیاب به ترتیب نقاط بستگی ندارد، به بیان دیگر اگر p چندجمله ای درونیاب تابع f در مجموعه نقاط $\{x_0, x_1, \dots, x_n\}$ و q چندجمله ای درونیاب تابع f در مجموعه نقاط $\{y_0, y_1, \dots, y_n\}$ باشد و داشته باشیم $\{x_0, x_1, \dots, x_n\} = \{y_0, y_1, \dots, y_n\}$ آن گاه بنابریکتابی چندجمله ای درونیاب داریم $p = q$. به علاوه با توجه به ضریب x^n در p و q داریم $f[x_0, x_1, \dots, x_n] = f[y_0, y_1, \dots, y_n]$ یعنی تفاضل تقسیم شده به ترتیب نقاط بستگی ندارد.

تذکر ۴.۳ اگر p_n چندجمله ای درونیاب در نقاط x_0, \dots, x_n و p_{n+1} چندجمله ای درونیاب در نقاط x_0, \dots, x_{n+1} باشد، آنگاه داریم

$$p_{n+1}(x) = p_n(x) + f[x_0, \dots, x_{n+1}](x - x_0) \cdots (x - x_n).$$

۳.۱.۳ روش های پیشرو/پسرو نیوتن

روش های لاگرانژ و تفاضلات تقسیم شده نیوتن برای نقاط x_0, \dots, x_n چه هم فاصله باشند و چه نباشند به کار برده می شود، اما اگر نقاط هم فاصله باشند چندجمله ای درونیاب به شکل ساده تری قابل بیان است که در ادامه با نحوه نمایش آن آشنا می شویم. فرض کنید

$$x_{i+1} - x_i = h, \quad i = 0, 1, \dots, n-1,$$

و یا

$$x_i = x_0 + ih, \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

تعریف ۴.۳ عملگر انتقال که با E نمایش داده می شود به صورت $Ef_i = f_{i+1} = f(x_{i+1})$ تعریف می شود و برای هر k طبیعی داریم $E^k f_i = f_{i+k}$. با این فرض که به ازای هر α حقیقی داشته باشیم $x_{i+\alpha} = x_i + \alpha h$ و $f_{i+\alpha} = f(x_{i+\alpha})$ می توان تعریف کرد $E^\alpha f_i = f_{i+\alpha}$ ، به ویژه $E^{-1} f_i = f_{i-1}$.

تعریف ۵.۳ عملگر تفاضل پیشرو که با Δ نمایش داده می شود به صورت $\Delta = E - 1$ بیان می شود. بنابراین $\Delta f_i = (E - 1)f_i = f_{i+1} - f_i$

$$\Delta^{k+1} f_i = \Delta(\Delta^k f_i) = \Delta^k(\Delta f_i) = \Delta^k(f_{i+1} - f_i) = \Delta^k f_{i+1} - \Delta^k f_i.$$

به عنوان مثال $\Delta^2 f_i = \Delta(\Delta f_i) = \Delta(f_{i+1} - f_i) = f_{i+2} - 2f_{i+1} + f_i$. به طور مشابه عملگر تفاضل پسرو که با ∇ نمایش داده می شود، به صورت $\nabla = 1 - E^{-1}$ بیان شده و در نتیجه $\nabla f_i = (1 - E^{-1})f_i = f_i - f_{i-1}$ و برای هر k طبیعی داریم

$$\nabla^{k+1} f_i = \nabla(\nabla^k f_i) = \nabla^k(\nabla f_i) = \nabla^k f_i - \nabla^k f_{i-1}.$$

به عنوان مثال $\nabla^2 f_i = \nabla(\nabla f_i) = \nabla(f_i - f_{i-1}) = f_i - 2f_{i-1} + f_{i-2}$.

بررسی روابط زیر به سادگی امکان پذیر است.

$$۱) E\Delta = \Delta E, \quad ۲) E\nabla = \nabla E, \quad ۳) \Delta\nabla = \nabla\Delta,$$

$$۴) \Delta f_i = \nabla f_{i+1}, \quad ۵) \nabla f_i = \Delta f_{i-1}, \quad ۶) \Delta^k f_i = \nabla^k f_{i+k} \quad (k \in \mathbb{N}).$$

تمرین ۳.۳ با فرض $p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$ با استقرار نشان دهید

$$\begin{cases} \Delta^n p(x_i) = n! h^n a_n, \\ \Delta^m p(x_i) = 0 & m > n. \end{cases}$$

لم ۱.۳ اگر k عددی طبیعی باشد، آنگاه به ازای هر عدد صحیح نامنفی i داریم

$$f[x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}] = \frac{\Delta^k f_i}{k! h^k} = \frac{\nabla^k f_{i+k}}{k! h^k}.$$

قضیه ۳.۳ (چند جمله ای درون یاب پیشروی نیوتن) چند جمله ای درون یاب f در نقاط هم فاصله x_0, x_1, \dots, x_n به صورت زیر است

$$p(x) = f_0 + \theta \Delta f_0 + \frac{\theta(\theta-1)}{2!} \Delta^2 f_0 + \dots + \frac{\theta(\theta-1) \dots (\theta-n+1)}{n!} \Delta^n f_0 = f_0 + \sum_{l=1}^n \binom{\theta}{l} \Delta^l f_0,$$

که در آن $\theta = \frac{x-x_0}{h}$ و برای هر l در \mathbb{N} و هر θ در \mathbb{R} داریم

$$\binom{\theta}{l} = \frac{\theta(\theta-1) \dots (\theta-l+1)}{l!}.$$

نتیجه ۱.۳.۳ چند جمله ای درون یاب در نقاط هم فاصله $x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}$ به صورت زیر بیان می شود

$$p(x) = f_i + \theta \Delta f_i + \frac{\theta(\theta-1)}{2!} \Delta^2 f_i + \dots + \frac{\theta(\theta-1) \dots (\theta-k+1)}{k!} \Delta^k f_i, \quad \theta = \frac{x-x_i}{h}.$$

قضیه ۴.۳ (چندجمله‌ای درون‌یاب پسرو نیوتن) چندجمله‌ای درون‌یاب f در نقاط هم‌فاصله x_0, x_1, \dots, x_n به صورت زیر است (با این فرض که $\theta = \frac{x-x_i}{h}$)

$$p(x) = f_n + \theta \nabla f_n + \frac{\theta(\theta+1)}{2!} \nabla^2 f_n + \dots + \frac{\theta(\theta+1) \dots (\theta+n-1)}{n!} \nabla^n f_n = f_n + \sum_{l=1}^n \binom{\theta+l-1}{l} \nabla^l f_n.$$

نتیجه ۱.۴.۳ چندجمله‌ای درون‌یاب در نقاط هم‌فاصله $x_{i-k}, x_{i-k+1}, \dots, x_i$ به صورت زیر قابل بیان است

$$p(x) = f_i + \theta \nabla f_i + \frac{\theta(\theta+1)}{2!} \nabla^2 f_i + \dots + \frac{\theta(\theta+1) \dots (\theta+k-1)}{k!} \nabla^k f_i, \quad \theta = \frac{x-x_i}{h}.$$

تذکر ۵.۳ در عمل هنگام استفاده از نتایج ۱.۳.۳ و ۱.۴.۳، این سوال مطرح می‌شود که کدام انتخاب (پیشرو یا پسرو، انتخاب x_i و درجه چندجمله‌ای (k)) مناسب‌تر است؟ در پاسخ باید توجه داشت که x_i را چنان انتخاب می‌کنیم که $\theta = \frac{x-x_i}{h}$ (که در آن x نقطه‌ای است که می‌خواهیم درون‌یابی کنیم) کوچک باشد. اگر x به ابتدای جدول نزدیک باشد به صورت پیشرو و اگر x به انتهای جدول نزدیک باشد به صورت پسرو عمل می‌کنیم. برای پرهیز از افزایش حجم محاسبات، درجه چندجمله‌ای درون‌یاب را بی‌جهت اضافه نمی‌کنیم؛ البته این مطلب بستگی به h دارد (برای h کوچک درون‌یابی خطی (درجه یک) نیز جواب خوبی می‌دهد).

مثال ۶.۳ با توجه به جدول داده‌شده مطلوب است مقدار $\sin(5^\circ)$ ، $\sin(25^\circ)$ و $\sin(45^\circ)$.

x_i	0°	10°	20°	30°	40°	50°
$\sin(x_i)$	۰	۰/۱۷۳۶	۰/۳۴۲۰	۰/۵	۰/۶۴۲۸	۰/۷۶۶۰

ابتدا جدولی به صورت زیر می‌سازیم

x_i	f_i	Δf_i	$\Delta^2 f_i$	$\Delta^3 f_i$	$\Delta^4 f_i$	$\Delta^5 f_i$
۰	۰	۰/۱۷۳۶				
۱۰	۰/۱۷۳۶		-۰/۰۰۵۲			
		۰/۱۶۸۴		-۰/۰۰۵۲		
۲۰	۰/۳۴۲۰		-۰/۰۱۰۴		۰/۰۰۰۴	
		۰/۱۵۸۰		-۰/۰۰۴۸		۰
۳۰	۰/۵		-۰/۰۱۵۲		۰/۰۰۰۴	
		۰/۱۴۲۸		-۰/۰۰۴۴		
۴۰	۰/۶۴۲۸		-۰/۰۱۹۶			
		۰/۱۲۳۲				
۵۰	۰/۷۶۶۰					
x_i	f_i	∇f_i	$\nabla^2 f_i$	$\nabla^3 f_i$	$\nabla^4 f_i$	$\nabla^5 f_i$

برای درونیابی در $x = 5^\circ$ با انتخاب $x_0 = 0^\circ$ داریم $\theta = \frac{x-x_0}{h} = \frac{5^\circ-0^\circ}{1^\circ} = \frac{1}{2}$. به کمک نتیجه ۱.۳.۳ خواهیم داشت

$$\sin(5^\circ) \simeq f_0 + \theta \Delta f_0 + \frac{\theta(\theta-1)}{2!} \Delta^2 f_0 + \dots + \frac{\theta(\theta-1)\dots(\theta-5+1)}{5!} \Delta^5 f_0,$$

که پس از جایگذاری، مقادیر تقریبی $\sin(5^\circ)$ در ادامه در جدول آورده شده است. برای درونیابی در $x = 45^\circ$ با انتخاب $x_4 = 40^\circ$ داریم $\theta = \frac{x-x_4}{h} = \frac{45^\circ-40^\circ}{1^\circ} = \frac{1}{2}$. به کمک لم ۱.۴.۳ خواهیم داشت

$$\sin(45^\circ) \simeq f_4 + \theta \nabla f_4 + \frac{\theta(\theta+1)}{2!} \nabla^2 f_4 + \dots + \frac{\theta(\theta+1)\dots(\theta+4-1)}{4!} \nabla^4 f_4,$$

که پس از جایگذاری، مقادیر تقریبی $\sin(45^\circ)$ در ادامه در جدول آورده شده است. برای درونیابی در $x = 25^\circ$ اگر از $x_2 = 20^\circ$ به صورت پیشرو استفاده کنیم آنگاه

$$\theta = \frac{x-x_2}{h} = \frac{25^\circ-20^\circ}{1^\circ} = \frac{1}{2}.$$

به کمک نتیجه ۱.۳.۳ داریم

$$\sin(25^\circ) \simeq f_2 + \theta \Delta f_2 + \frac{\theta(\theta-1)}{2!} \Delta^2 f_2 + \frac{\theta(\theta-1)(\theta-2)}{3!} \Delta^3 f_2,$$

که پس از جایگذاری، مقادیر تقریبی $\sin(25^\circ)$ در ادامه در جدول آورده شده است و اگر برای درونیابی در $x = 25^\circ$ از $x_2 = 30^\circ$ به صورت پسرو استفاده کنیم آنگاه

$$\theta = \frac{x-x_2}{h} = \frac{25^\circ-30^\circ}{1^\circ} = -\frac{1}{2}.$$

به کمک نتیجه ۱.۴.۳ داریم

$$\sin(25^\circ) \simeq f_2 + \theta \nabla f_2 + \frac{\theta(\theta+1)}{2!} \nabla^2 f_2 + \frac{\theta(\theta+1)(\theta+2)}{3!} \nabla^3 f_2,$$

که پس از جایگذاری، مقادیر تقریبی $\sin(25^\circ)$ در ادامه در جدول آورده شده است.

k (درجه چند جمله‌ای درونیاب)	مقدار تقریبی $\sin(5^\circ)$
۰	۰
۱	$0 + 0.0868 = 0.0868$
۲	$0 + 0.0868 + 0.0006 = 0.0874$
۳	$0 + 0.0868 + 0.0006 - 0.0003 = 0.0871$
۴	$0 + 0.0868 + 0.0006 - 0.0003 + 0.0000 = 0.0871$
۵	$0 + 0.0868 + 0.0006 - 0.0003 + 0.0000 - 0 = 0.0871$

k (درجه چند جمله‌ای درونیاب)	مقدار تقریبی $\sin(45^\circ)$
۰	۰/۶۴۲۸
۱	۰/۶۴۲۸ + ۰/۰۷۱۴ = ۰/۷۱۴۲
۲	۰/۶۴۲۸ + ۰/۰۷۱۴ - ۰/۰۰۰۵۷ = ۰/۷۰۸۵
۳	۰/۶۴۲۸ + ۰/۰۷۱۴ - ۰/۰۰۰۵۷ - ۰/۰۰۰۱۵ = ۰/۷۰۷۰
۴	۰/۶۴۲۸ + ۰/۰۷۱۴ - ۰/۰۰۰۵۷ - ۰/۰۰۰۱۵ + ۰/۰۰۰۰۱ = ۰/۷۰۷۱

k (درجه چند جمله‌ای درونیاب)	مقدار تقریبی $\sin(25^\circ)$ (پیشرو)
۰	۰/۳۴۲۰
۱	۰/۳۴۲۰ + ۰/۰۷۹۰ = ۰/۴۲۱۰
۲	۰/۳۴۲۰ + ۰/۰۷۹۰ + ۰/۰۰۰۱۹ = ۰/۴۲۲۹
۳	۰/۳۴۲۰ + ۰/۰۷۹۰ + ۰/۰۰۰۱۹ - ۰/۰۰۰۰۳ = ۰/۴۲۲۶

k (درجه چند جمله‌ای درونیاب)	مقدار تقریبی $\sin(25^\circ)$ (پسرو)
۰	۰/۵۰۰۰
۱	۰/۵۰۰۰ - ۰/۰۷۹۰ = ۰/۴۲۱۰
۲	۰/۵۰۰۰ - ۰/۰۷۹۰ + ۰/۰۰۰۱۳ = ۰/۴۲۲۳
۳	۰/۵۰۰۰ - ۰/۰۷۹۰ + ۰/۰۰۰۱۳ + ۰/۰۰۰۰۳ = ۰/۴۲۲۶

△

تذکر ۶.۳ ممکن است چند جمله‌ای درونیاب پیشرو (پسرو) نیوتن برای درونیابی f زمانی که x در اواسط جدول قرار دارد مناسب نباشد، زیرا از تمام اطلاعات جدول استفاده نمی‌شود. در این صورت بهتر است درونیاب مرکزی مورد استفاده قرار گیرد.

۲.۳ خطای چند جمله‌ای درونیاب

در این بخش قصد داریم به بررسی خطای چند جمله‌ای درونیاب بپردازیم.

قضیه ۵.۳ فرض کنید p چند جمله‌ای درونیاب تابع f در نقاط متمایز $a = x_0 \leq x_1 \leq \dots \leq x_n = b$ باشد. اگر $f \in C^{n+1}[a, b]$ آن‌گاه به ازای هر x در $[a, b]$ عدد $\xi(x)$ در (a, b) چنان وجود دارد که

$$f(x) = p(x) + \frac{f^{n+1}(\xi(x))}{(n+1)!} (x - x_0) \cdots (x - x_n).$$

تذکر ۷.۳ بنابر شرایط قضیه ۵.۳، به ازای هر x در $[a, b]$ داریم

$$|f(x) - p(x)| \leq \frac{M_1 M_2}{(n+1)!},$$

که در آن

$$M_1 = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(n+1)}(x)|,$$

و

$$M_2 = \max_{a \leq x \leq b} |(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)|.$$

واضح است که برای n های بزرگ، یافتن M_2 مقدور نیست و در چنین حالتی از کران بدبینانه $M_2 \leq (b-a)^{n+1}$ استفاده می‌کنیم.

مثال ۷.۳ چندجمله‌ای درونیاب تابع $y = f(x) = \cos(\frac{\pi x}{\lambda})$ را در نقاط $x_0 = 0, x_1 = 2, x_2 = 3$ به دست آورده و سپس کران بالای خطای درونیابی را تعیین نموده و آن را با خطای واقعی در نقطه $x = 1$ مقایسه کنید (محاسبات را با سه رقم اعشار دنبال کنید). \triangle

x_i	f_i	$f[x_i, x_{i+1}]$	$f[x_0, x_1, x_2]$
۰	۱	$\frac{0.707-1}{2-0} = -0.147$	
۲	۰.۷۰۷	$\frac{0.283-0.707}{3-2} = -0.324$	$\frac{-0.324+0.147}{3-0} = -0.059$
۳	۰.۲۸۳		

پس چندجمله‌ای درونیاب به صورت زیر است

$$p(x) = 1 - 0.147x - 0.059x(x-2) = 1 - 0.029x - 0.059x^2.$$

چون $n = 2$ و $f(x) = \cos(\frac{\pi x}{\lambda})$ داریم

$$f'(x) = -\frac{\pi}{\lambda} \sin(\frac{\pi x}{\lambda}), \quad f''(x) = -\frac{\pi^2}{\lambda^2} \cos(\frac{\pi x}{\lambda}), \quad f'''(x) = \frac{\pi^3}{\lambda^3} \sin(\frac{\pi x}{\lambda}).$$

بنابراین

$$M_1 = \max_{0 \leq x \leq 3} |f'''(x)| = \frac{\pi^3}{\lambda^3} |\sin(\frac{\pi x}{\lambda})| \leq \frac{\pi^3}{\lambda^3} \simeq 0.061,$$

و

$$M_2 = \max_{0 \leq x \leq 3} |x(x-2)(x-3)| \leq 3^3 = 27.$$

در نتیجه

$$|f(x) - p(x)| \leq \frac{M_1 M_2}{6} \leq \frac{0.061 \times 27}{6} = 0.273.$$

اما این کران بالای خطا بدبینانه است و در ادامه کران بالای واقع بینانه تری به دست می آوریم. چون تابع $y = \sin(\frac{\pi x}{8})$ در بازه $[0, 3]$ صعودی است؟! پس داریم

$$M_1 = \max_{0 \leq x \leq 3} |f'''(x)| = \frac{\pi^3}{512} \max_{0 \leq x \leq 3} |\sin(\frac{\pi x}{8})| \leq \frac{\pi^3}{512} |\sin(\frac{3\pi}{8})| \simeq 0.056.$$

هم چنین با فرض $g(t) = t(t-2)(t-3)$ داریم $g(t) = 3t^2 - 10t + 6$ و بنابراین از $g'(t) = 0$ نتیجه می شود حال چون $t_1 = \frac{5+\sqrt{7}}{3}$ و $t_2 = \frac{5-\sqrt{7}}{3}$ تعلق دارند، خواهیم داشت

$$M_2 = \max\{|g(0)|, |g(t_1)|, |g(t_2)|, |g(3)|\} = \{0, 2.113, 0.631, 0\} = 2.113.$$

پس

$$|f(x) - p(x)| \leq \frac{M_1 M_2}{6} \leq \frac{0.056 \times 2.113}{6} = 0.020.$$

از طرفی داریم

$$|f(1) - p(1)| = |0.924 - 0.912| = 0.012 < 0.020 < 0.273.$$

تذکر ۸.۳ اگر p چند جمله ای درونیاب f در نقاط x_0, \dots, x_n با روش تفاضلات تقسیم شده نیوتن باشد، چند جمله ای درونیاب f در نقاط x_0, \dots, x_n, t با همان روش به صورت زیر به دست می آید

$$q(x) = p(x) + f[x_0, x_1, \dots, x_n, t](x - x_0) \cdots (x - x_n),$$

و چون $f(t) = q(t)$ بنابراین

$$f(t) = p(t) + f[x_0, x_1, \dots, x_n, t](t - x_0) \cdots (t - x_n),$$

که با مقایسه با قضیه خطای چند جمله ای درونیاب خواهیم داشت $f[x_0, \dots, x_n, t] = \frac{f^{(n+1)}(\xi_t)}{(n+1)!}$ و می توان نوشت $f[x_0, \dots, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$.

۳.۳ برون یابی و درونیابی وارون

در حالت کلی برای برون یابی ابزارهای پیشرفته تری نیاز است ولی برای برون یابی در نقاطی که نزدیک دو انتهای بازه داده شده $[a, b]$ باشند می توان از همان چند جمله ای درونیاب استفاده کرد و با توجه به مشکلات درونیابی باید توجه داشت که هرچه از دو انتها دور شویم اعتبار نتایج کمتر می شود. اما برای درونیابی وارون می توان از ابزارهای درونیابی

به خوبی سود برد. در ادامه دو ایده برای حل این مسئله مطرح می‌گردد. ایده اول آن است که فرض کنید p چندجمله‌ای درونیاب تابع f در نقاط $x_0 < x_1 < \dots < x_n$ باشد. با به کار بردن یکی از روش‌های فصل ریشه‌یابی مانند نیوتن یا تکرار ساده در حل معادله $p(\bar{x}) = f(\bar{x})$ ، تقریبی از \bar{x} به دست می‌آید.

مثال ۸.۳ با توجه به جدول داده‌شده مطلوب است مقدار \bar{x} به طوری که $\sinh(\bar{x}) = 5$.

x_i	۱	۲	۳	۴
$\sinh(x_i)$	۱/۱۷۵۲	۳/۶۲۶۹	۱۰/۰۱۷۹	۲۷/۲۸۹۹

ابتدا جدولی به صورت زیر می‌سازیم

x_i	f_i	Δf_i	$\Delta^2 f_i$	$\Delta^3 f_i$
۱	۱/۱۷۵۲			
		۲/۴۵۱۷		
۲	۳/۶۲۶۹		۳/۹۳۹۳	
		۶/۳۹۱۰		۶/۹۴۱۷
۳	۱۰/۰۱۷۹		۱۰/۸۸۱۰	
		۱۷/۲۷۲۰		
۴	۲۷/۲۸۹۹			

به کمک نتیجه ۱.۳.۳ می‌توان نوشت

$$p(\bar{x}) = f_0 + \theta \Delta f_0 + \frac{\theta(\theta-1)}{2!} \Delta^2 f_0 + \frac{\theta(\theta-1)(\theta-2)}{3!} \Delta^3 f_0.$$

که در آن با انتخاب $x_0 = 1$ داریم $\theta = \frac{\bar{x}-x_0}{h} = \bar{x} - 1$ و در نتیجه

$$p(\bar{x}) = 1/1752 + 2/4517(\bar{x}-1) + \frac{3/9393}{2}(\bar{x}-1)(\bar{x}-2) + \frac{6/9417}{6}(\bar{x}-1)(\bar{x}-2)(\bar{x}-3),$$

و یا

$$p(\bar{x}) = 1/1570 \bar{x}^3 - 4/9721 \bar{x}^2 + 9/2692 \bar{x} - 4/2789.$$

بنابراین \bar{x} از حل معادله $p(\bar{x}) = 5$ به دست می‌آید. جدول زیر تکرارهای روش نیوتن را با انتخاب $t_0 = 2/3$ برای تابع $g(t) = p(t) - 5 = 1/1570 t^3 - 4/9721 t^2 + 9/2692 t - 9/2789$ نشان می‌دهد

n	۱	۲	۳
t_n	۲/۳۳۸۹	۲/۳۳۸۰	۲/۳۳۸۰

پس با دقت ۳D داریم $\bar{x} = 2/3380$ و $g(2/3380) = 0/0000$ و $\sinh(2/3380) - 5 = 0/1320$ Δ

اما ایده دوم آن است که فرض کنید تابع $y = f(x)$ در بازه‌ای شامل x_i ها وارون پذیر است و جدول زیر را در نظر بگیرید.

y_i	y_0	y_1	\cdots	y_n
x_i	x_0	x_1	\cdots	x_n

اگر $x = q(y)$ چند جمله‌ای درون یاب صادق در جدول باشد که با یکی از روش‌های درون یابی لاگرانژ یا تفاضلات تقسیم شده نیوتن به دست آمده باشد، آنگاه داریم $\bar{x} \simeq q(f(\bar{x}))$. یعنی $x = q(y)$ را به عنوان تقریبی از تابع وارون $y = f(x)$ می‌پذیریم.

مثال ۹.۳ یک کاربرد جالب از درون یابی وارون در ریشه یابی است. تقریبی از ریشه تابعی که از آن تابع فقط اطلاعات زیر در دسترس است بیابید. سپس جواب خود را آزمایش کنید.

$$f(0) = -1, \quad f(0.5) = -0.3776, \quad f(1) = 0.4597, \quad f(1.5) = 1.4293.$$

ابتدا جدول تفاضلات تقسیم شده را به صورت زیر ساخته

f_i	x_i	مرتبه اول	مرتبه دوم	مرتبه سوم
-1	0			
		$\frac{0.5-0}{-0.3776-(-1)} = 0.8033$		
-0.3776	0.5		-0.1412	
		$\frac{1-0.5}{0.4597-(-0.3776)} = 0.5972$		0.396
0.4597	1		-0.0451	
		$\frac{1.5-1}{1.4293-0.4597} = 0.5157$		
1.4293	1.5			

و از $f(\alpha) = 0$ داریم $\alpha \simeq 0 + 0.8033(1) - 0.1412(1)(0.3776) + 0.396(1)(0.3776)(-0.4597)$ پس $\alpha \simeq 0.7431$. برای آزمایش جواب به جدول تفاضلاتی زیر نیاز داریم.

x_i	f_i	Δf_i	$\Delta^2 f_i$	$\Delta^3 f_i$
0	-1			
		0.6224		
0.5	-0.3776		0.2149	
		0.8373		-0.0826
1	0.4597		0.1323	
		0.9696		
1.5	1.4293			

سپس به کمک نتیجه ۱.۳.۳ می توان نوشت

$$p(x) = f_0 + \theta \Delta f_0 + \frac{\theta(\theta-1)}{2!} \Delta^2 f_0 + \frac{\theta(\theta-1)(\theta-2)}{3!} \Delta^3 f_0.$$

که در آن با انتخاب $x_0 = 0$ داریم $\theta = \frac{x-x_0}{h} = \frac{0.7431-0}{0.5} = 1.4862$ و در نتیجه

$$p(0.7431) = -1 + 0.6224(1.4862) + \frac{0.2149}{2}(1.4862)(0.4862) + \frac{-0.0826}{6}(1.4862)(0.4862)(-0.5138),$$

و بنابراین $p(0.7431) \simeq 0.0078$ که بیانگر آن است که 0.7431 تقریبی از α است. \triangle

۴.۳ تقریب کمترین مربعات گسسته

در فصل ۱ با چندجمله‌ای تیلور درجه n حول نقطه x_0 آشنا شدیم که تقریب خوبی برای یک تابع $n+1$ بار مشتق پذیر در همسایگی کوچکی از x_0 است. از چندجمله‌ای درون یاب نیز می توان به عنوان تقریبی از یک تابع استفاده نمود ولی این چندجمله‌ای فقط در نقاط معلوم دقیق است (صرف نظر از خطای گرد کردن) و در سایر نقاط ممکن است حتی جوابی دور از انتظار تولید کند. در این فصل، قصد داریم یک چندجمله‌ای بسازیم که تقریب مناسبی! برای یک تابع معلوم (مجهول) باشد. در اینجا با یکی از دو مسئله کلی زیر مواجه هستیم

- در جستجوی تابعی (چندجمله‌ای) هستیم که برای داده‌های یک جدول مناسب! باشد؛
- تابعی با ضابطه پیچیده در دسترس است و می خواهیم به جای کار کردن با آن، از نوع ساده تری از توابع مانند چندجمله‌ای ها استفاده کنیم که تقریب مناسبی! برای تابع باشد.

به منظور بررسی مسئله اول، فرض کنید از تابع f فقط داده‌های جدولی

x_i	x_1	\cdots	x_m
f_i	f_1	\cdots	f_m

در دسترس باشد و بخواهیم چندجمله‌ای $p_n(x) = a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0$ را چنان بیابیم که تقریب مناسبی برای تابع نامعلوم f باشد. برای مفهوم دادن به واژه‌ی «تقریب مناسب»، ابتدا به نظر می رسد باید ضرایب a_0, \dots, a_n را به گونه‌ای یافت که عبارت

$$E_\infty(a_0, \dots, a_n) = \max_{1 \leq k \leq m} |f_k - p_n(x_k)|$$

کمینه شود. این مسئله از نوع اقل اکثر بوده و در اینجا قادر به حل آن نخواهیم بود. ایده دیگری که به ذهن می رسد آن است که برای تعیین ضرایب a_0, \dots, a_n تابع

$$E_1(a_0, \dots, a_n) = \sum_{k=1}^m |f_k - p_n(x_k)|$$

کمینه شود و به همین منظور بنابر آن چه که از حساب دیفرانسیل و انتگرال آموختیم باید عبارت $\frac{\partial E_1}{\partial a_i}$ را یافته و برابر صفر قرار دهیم که عدم مشتق پذیری تابع قدر مطلق مانع از ادامه کار می گردد. اما می توان برای تعیین ضرایب a_0, \dots, a_n تابع

$$E_2(a_0, \dots, a_n) = \sum_{k=1}^m (f_k - p_n(x_k))^2$$

را کمینه کرد. این مسئله به مسئله کمترین مربعات^۱ گسسته معروف است و برای حل آن برای $i = 0, 1, \dots, n$ باید داشته باشیم $\frac{\partial E_2}{\partial a_i} = 0$ و در نتیجه

$$0 = \frac{\partial E_2}{\partial a_i} = \frac{\partial}{\partial a_i} \sum_{k=1}^m \left(f_k - \sum_{j=0}^n a_j x_k^j \right)^2 = \sum_{k=1}^m \frac{\partial}{\partial a_i} \left(f_k - \sum_{j=0}^n a_j x_k^j \right)^2$$

و یا

$$0 = -2 \sum_{k=1}^m x_k^i \left(f_k - \sum_{j=0}^n a_j x_k^j \right)$$

و از آن جا

$$\sum_{j=0}^n \left(\sum_{k=1}^m x_k^{i+j} \right) a_j = \sum_{k=1}^m f_k x_k^i, \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

این دستگاه $(n+1) \times (n+1)$ به دستگاه معادلات نرمال معروف است و از حل آن ضرایب a_0, \dots, a_n به دست می آیند. با قرار دادن

$$\alpha = [a_i]_{(n+1) \times 1},$$

$$\beta = [\beta_i]_{(n+1) \times 1}, \quad \beta_i = \sum_{k=1}^m f_k x_k^i, \quad i = 0, 1, \dots, n,$$

$$S = [s_{ij}]_{(n+1) \times (n+1)}, \quad s_{ij} = \sum_{k=1}^m x_k^{i+j}, \quad i, j = 0, 1, \dots, n$$

می توان دستگاه معادلات نرمال را به صورت فشرده $S\alpha = \beta$ و یا به شکل گسترده زیر نیز بیان نمود

$$\begin{bmatrix} s_{00} & s_{01} & \cdots & s_{0n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ s_{n0} & s_{n1} & \cdots & s_{nn} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \vdots \\ \beta_n \end{bmatrix}$$

مثال ۱۰.۳ یک چندجمله‌ای درجه دو (سه‌می) مناسب داده‌های جدولی زیر بسازید.

x_i	۰	۰/۲۵	۰/۵۰	۰/۷۵	۱/۰۰
f_i	۱/۰۰۰۰	۱/۲۸۴۰	۱/۶۴۸۷	۲/۱۱۷۰	۲/۷۱۸۳

در اینجا $m = ۵$ و $n = ۲$ و دستگاه معادلات نرمال به صورت زیر است

$$\begin{aligned} ۵a_0 + ۲/۵a_1 + ۱/۸۷۵a_2 &= ۸/۷۶۸۰ \\ ۲/۵a_0 + ۱/۸۷۵a_1 + ۱/۵۶۲۵a_2 &= ۵/۴۵۱۴ \\ ۱/۸۷۵a_0 + ۱/۵۶۲۵a_1 + ۱/۳۸۲۸a_2 &= ۴/۴۰۱۵ \end{aligned}$$

و از حل آن داریم $a_0 = ۱/۰۰۰۵۱$ ، $a_1 = ۰/۸۶۴۶۸$ و $a_2 = ۰/۸۴۳۱۶$. پس

$$p_2(x) = ۰/۸۴۳۱۶x^2 + ۰/۸۶۴۶۸x + ۱/۰۰۰۵۱$$

و بنابراین

x_i	۰	۰/۲۵	۰/۵۰	۰/۷۵	۱/۰۰
f_i	۱/۰۰۰۰	۱/۲۸۴۰	۱/۶۴۸۷	۲/۱۱۷۰	۲/۷۱۸۳
$p_2(x_i)$	۱/۰۰۰۵۱	۱/۲۷۴۰	۱/۶۴۸۲	۲/۱۲۷۹	۲/۷۱۲۹
$f_i - p_2(x_i)$	-۰/۰۰۰۵۱	۰/۰۱۰۰	۰/۰۰۰۴	-۰/۰۱۰۹	۰/۰۰۰۵۴

هم‌چنین

$$E_2 = \sum_{k=1}^5 (f_k - p_2(x_k))^2 = ۲/۷۴ \times ۱۰^{-۴}.$$

△

مثال ۱۱.۳ برای یافتن تابعی به یکی از شکل‌های زیر، مناسب داده‌های (x_i, y_i) راه‌کار ارائه دهید.

$$y = ae^{bx}, \quad y = ax^4 + bx^2.$$

برای مورد $y = ae^{bx}$ داریم $\ln y = \ln(ae^{bx})$ و یا $\ln y = \ln a + bx$ و با تغییر متغیرهای $Y = \ln y$ و $A = \ln a$ کافی است خط $Y = A + bx$ را چنان یافت که مناسب داده‌های $(x_i, \ln y_i)$ باشد و در آخر قرار دهیم $a = e^A$. برای مورد $y = ax^4 + bx^2$ داریم $\frac{y}{x^2} = ax^2 + b$ و با تغییر متغیرهای $Y = \frac{y}{x^2}$ و $X = x^2$ کافی است خط $Y = aX + b$ را چنان یافت که مناسب داده‌های $(x_i^2, \frac{y_i}{x_i^2})$ باشد.

△

تمرین

۱. الف) برای نقاط جدول زیر چندجمله‌ای درونیاب را به روش مناسب بیابید.

x	-۱	۰	۱	۳
$f(x)$	-۱	۱	-۱	۰

ب) اگر بدانیم برای هر $x \in [-۱, ۳]$ داریم $|f^{(۴)}(x)| \leq ۱$ خطای درونیابی در $x = ۲$ حداکثر چقدر است؟

ج) آیا با اضافه کردن نقطه $(\frac{۲۳}{۴}, ۴)$ درجه چندجمله‌ای درونیاب بیشتر می‌شود؟ چرا؟

۲. یک تابع به شکل $y = ax + bx^۳$ به داده‌های جدول زیر برازش دهید.

x_i	-۲	-۱	۱	۲
y_i	۴	۱	-۱	۴

۳. جدول زیر را برای تابع $y = f(x)$ در بازه $[۰, ۱]$ در نظر بگیرید. به روش درونیابی مناسب برای نقاط هم‌فاصله مقدار $f(۰/۱)$ را تقریب بزنید.

x	۰	۰/۲۵	۰/۵	۰/۷۵	۱
$f(x)$	۳/۵	۱/۷۵	۱	۱/۲۵	۲

۴. با نقاط $x_k = \frac{۱}{۴}$ ، $k = ۰, ۱, ۲$ ، کران خطای درونیابی $\ln(۱+x)$ را برای $۰ \leq x \leq ۱$ به دست آورید.

۵. الف) فرض کنید $P_۱(x)$ چندجمله‌ای درونیاب درجه یک تابع $f(x) = e^{-x^۲}$ در نقاط $x_۰ = ۰$ و $x_۱ = ۲$ باشد. نشان دهید برای هر $x \in [۰, ۲]$ داریم

$$|f(x) - P_۱(x)| \leq ۱$$

ب) a را طوری تعیین کنید که با اضافه کردن نقطه $(۵, a)$ به جدول زیر، درجه چندجمله‌ای درونیاب تغییر نکند.

x	۱	۲	۳	۴
$g(x)$	۲	۱۱	۳۲	۷۱

۶. ضرایب a و b را چنان بیابید که تابع $y = \frac{۱}{ax^۲ + b}$ بهترین تقریب (به مفهوم کمترین مربعات) برای داده‌های جدول زیر باشد.

x_i	۰/۱	۰/۲	۰/۳	۰/۴
y_i	۱	۰/۵	۰/۲	۰/۱

۷. چندجمله‌ای درونیاب تابع $f(x) = x^۳ + x^۲ - x - ۱$ در نقاط $۰, ۱, ۲, -۱$ کدام است؟

الف) $p(x) = x^۳ + x^۲ - x - ۱$ ب) $p(x) = x^۳$ ج) $p(x) = x(x^۲ - ۱)$ د) $p(x) = x^۳ - ۱$

۸. صرف نظر از خطای گرد کردن، کدام گزینه در مورد چندجمله‌ای درونیاب درجه $n - ۱$ تابع f درست است؟

الف) روش‌های لاگرانژ و تفاضلات تقسیم‌شده نیوتن همواره جواب یکسانی می‌دهند.

ب) این دو روش فقط وقتی f چندجمله‌ای درجه n باشد، جواب یکسانی می‌دهند.

ج) این دو روش هیچ‌گاه جواب یکسانی نمی‌دهند.

د) این دو روش فقط وقتی f چندجمله‌ای درجه $n-1$ باشد، جواب یکسانی می‌دهند.

۹. برای آن که منحنی $y = \frac{1}{(ax+b)^2}$ ، داده‌های جدول $\frac{x_i}{y_i} \begin{array}{c|ccc} & 0 & 0.5 & 1 \\ \hline & 1 & 0.25 & 0.16 \end{array}$ را به روش کمترین مربعات برازش کند، مقادیر a, b کدامند؟

الف) $a = 2, b = 1$ (ب) $a = 1, b = 2$ (ج) $a = 1.5, b = 1.8$ (د) $a = 1.8, b = 1.5$

۱۰. درجه چندجمله‌ای درونیاب نظیر داده‌های جدول $\frac{x}{y} \begin{array}{c|ccccc} & 1 & 2 & -1 & 0 & 3 \\ \hline & 3 & 8 & -1 & 0 & 15 \end{array}$ چند است؟

الف) ۱ (ب) ۲ (ج) ۴ (د) ۳

۱۱. فرض کنید $p(x) = x^2 + x + 1$ چندجمله‌ای درونیاب نظیر نقاط $(0, 1)$ ، $(1, 3)$ و $(-1, 1)$ باشد. با اضافه شدن نقطه $(x_0, f(x_0))$ ، اگر بدانیم $f[-1, 1, 0, x_0] = 2$ درونیاب جدید کدام خواهد بود؟

الف) $2x^3 - 2x^2 - 2x + 1$ (ب) $2x^3 - x^2 + x + 1$ (ج) $2x^3 + x^2 - x + 1$ (د) $2x^3 - x^2 - 3x + 1$

۱۲. اگر $L_1(x)$ ، $L_2(x)$ ، $L_3(x)$ چندجمله‌ای‌های لاگرانژ متناظر با نقاط $x_1 = 1$ ، $x_2 = 2$ ، $x_3 = 3$ باشند و به ازای هر x داشته باشیم $c_1 L_1(x) + c_2 L_2(x) + c_3 L_3(x) = 1$ آن‌گاه $c_1 + c_2 + c_3$ کدام است؟

الف) صفر (ب) ۱ (ج) ۳ (د) -۳

۱۳. مقدار تقریبی $\sqrt{0.25}$ را به کمک روش درونیابی چندجمله‌ای مناسب در نقاط $0.1, 0.15, 0.2, 0.3$ تقریب بزنید. سپس کرانی برای خطای تقریب محاسبه کنید.

۱۴. الف) چندجمله‌ای درونیاب درجه دو تابع $f(x) = e^x$ را در نقاط $0, 0.5, 1.5$ با روش درونیابی مناسب به دست آورید.

ب) کوچکترین کران خطای حاصل از درونیابی قسمت قبل را تعیین کنید.

۱۵. ضرایب a و b را به گونه‌ای بیابید که منحنی $y = \frac{2}{ax+b}$ بهترین تقریب (به مفهوم کمترین مربعات) داده‌های جدول زیر باشد.

x_i	0	1	3	5	7
y_i	-1	1	2	2	3

۱۶. برای یافتن تابعی به یکی از شکل‌های زیر، مناسب داده‌های (x_i, y_i) راه کار ارائه دهید.

$$y = ax^3 + b, \quad y = ax^4 + bx^3 + cx^2, \quad y = \frac{a}{bx+c}, \quad y = \frac{ax^2}{bx^2+c}, \quad y = a \cos x + b.$$

۱۷. الف) در جدول تفاضلات تقسیم‌شده زیر، جاهای خالی را مشخص کنید.

x_i	y_i	تفاضل تقسیم شده مرتبه ۱	تفاضل تقسیم شده مرتبه ۲	تفاضل تقسیم شده مرتبه ۳
\square	-۱			
		۲		
۰	\square		-۲	
		\square		$\frac{5}{6}$
\square	-۱		$\frac{4}{3}$	
		۲		
۳	\square			

ب) چند جمله‌ای درونیاب را در نقاط $(-1, -1)$ ، $(0, 1)$ ، $(1, -1)$ و $(3, 3)$ به دست آورید. سپس نشان دهید اگر نقطه $(2, -2)$ به داده‌های قبلی اضافه شود، درجه چند جمله‌ای افزایش نمی‌یابد.

۱۸. چند جمله‌ای بهترین تقریب درجه دوم مناسب جدول $\frac{x_i}{y_i} \begin{array}{c|cccc} -2 & -1 & 1 & 2 \\ \hline 0 & -3 & 3 & 4 \end{array}$ را به کمک روش کمترین مربعات بیابید.

۱۹. اگر $x_0 = -1$ ، $x_1 = 0$ ، $x_2 = -2$ ، $x_3 = 4$ و $x_4 = -3$ ، مقدار $L_4(x_3) - 4L_0(x_1) + 3L_2(x_2)$ کدام است؟

الف) ۱ (ب) ۰ (ج) ۴ (د) ۳

۲۰. حداکثر خطای درونیابی تابع $f(x) = \ln(x)$ در نقاط $x_0 = 1$ و $x_1 = 1/5$ چند است؟

الف) $0/0312$ (ب) $0/0213$ (ج) $0/0123$ (د) $0/05$

۲۱. مقدار درونیاب مبتنی بر نقاط $(1, 0/5)$ ، $(0, 0)$ ، $(0/5, -1)$ و $(1, 0)$ در نقطه $x = 0/25$ کدام است؟

الف) $0/652$ (ب) $-0/652$ (ج) $0/625$ (د) $-0/625$

۲۲. درجه چند جمله‌ای درونیاب مبتنی بر نقاط $(-1, -6)$ ، $(0, -3)$ ، $(1, 2)$ ، $(3, 18)$ و $(-2, -7)$ کدام است؟

الف) ۵ (ب) ۴ (ج) ۳ (د) ۲

۲۳. کدامیک از گزینه‌های زیر نادرست است؟

الف) خطای درونیابی در $n+1$ نقطه واقع بر یک چند جمله‌ای از درجه n ، صفر است.

ب) درونیاب در $n+1$ نقطه، یک چند جمله‌ای دقیقاً از درجه n است.

ج) در محاسبه تفاضلات تقسیم شده نیوتن، امکان انتشار خطا وجود دارد.

د) در محاسبه تفاضلات پیشرو، امکان انتشار خطا وجود دارد.

۲۴. بهترین تابع به شکل $y = \frac{1}{ax^2 + b}$ به مفهوم کمترین مربعات مناسب داده‌های زیر را مشخص کنید؟

x_i	-۱	۰	۱	۲
y_i	۱	۳	۲	۱

فصل ۴

مشتق گیری و انتگرال گیری عددی

در این فصل قصد داریم روش های عددی مشتق گیری و انتگرال گیری را بررسی کنیم. در مشتق گیری عددی می خواهیم تقریبی از $f'(x)$ را به دست آوریم به طوری که x یک نقطه داده شده و معلوم است. در انتگرال گیری عددی سعی بر آن داریم که مقدار عددی $\int_a^b f(x)dx$ را تقریب بزنیم.

۱.۴ مشتق گیری عددی

در این بخش یا با یک تابع مواجه هستیم که ترجیح می دهیم به طور مستقیم از ضابطه آن مشتق نگیریم و یا ممکن است با جدولی از مقدارهای یک تابع مشتق پذیر روبرو باشیم و قصد داشته باشیم مشتق گیری را به صورت عددی (تقریبی) انجام دهیم و برای این منظور از بین روش های مبتنی بر چندجمله ای درونیاب، مبتنی بر بسط تیلور و روش گاوس، روش بسط تیلور را بررسی خواهیم کرد.

۱.۱.۴ روش مبتنی بر بسط تیلور

برای به دست آوردن رابطه های تقریبی مشتق، می توان از بسط تیلور توابع

$$\dots, f(x-2h), f(x-h), f(x+h), f(x+2h), \dots$$

استفاده کرده و یک ترکیب خطی از آنها به گونه ای ساخت که خطا از مرتبه $O(h^p)$ و یا درجه دقت روش n باشد.

تعریف ۱.۴ گفته می شود مرتبه دقت (صحت) یک عبارت تقریبی n است اگر آن رابطه برای چندجمله ای های از درجه حداکثر n دقیق باشد. به عنوان نمونه اگر ضریب h^p در یک رابطه با خطای $O(h^p)$ برابر $f^{(p+1)}(\xi)$ باشد آن گاه مرتبه دقت آن روش به وضوح p خواهد بود.

به کمک بسط های تیلور

$$f(x+h) = f(x) + hf'(x) + \frac{h^2}{2!}f''(x) + \frac{h^3}{3!}f'''(x) + \dots,$$

و

$$f(x-h) = f(x) - hf'(x) + \frac{h^2}{2!} f''(x) - \frac{h^3}{3!} f'''(x) + \dots$$

داریم

$$f'(x) = \frac{f(x+h) - f(x)}{h} - \frac{h}{2!} f''(x) - \frac{h^2}{3!} f'''(x) + \dots,$$

$$f'(x) = \frac{f(x) - f(x-h)}{h} + \frac{h}{2!} f''(x) - \frac{h^2}{3!} f'''(x) + \dots$$

که از آنجا برای نقاط هم فاصله $\dots, x_{i-2}, x_{i-1}, x_i, x_{i+1}, x_{i+2}, \dots$ (با فاصله $x_{i+1} - x_i = h$) و با فرض $x = x_i$ خواهیم داشت

$$f'_i = f'(x_i) = \frac{f_{i+1} - f_i}{h} + O(h), \quad f'_i = f'(x_i) = \frac{f_i - f_{i-1}}{h} + O(h)$$

که به ترتیب به فرمول های پیشرو و پسرو دو نقطه ای برای مشتق اول معروف بوده و درجه دقت آنها یک است یعنی این فرمول ها برای چند جمله ای های با درجه حداکثر یک دقیق هستند. با کم کردن بسط های تیلور $f(x-h)$ و $f(x+h)$ از هم نتیجه می گیریم

$$f'(x) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} - \frac{h^2}{3!} f^{(3)}(x) - \frac{h^4}{5!} f^{(5)}(x) - \dots$$

و از آنجا یک فرمول مرکزی سه نقطه ای به صورت

$$f'_i = \frac{f_{i+1} - f_{i-1}}{2h} + O(h^2)$$

برای مشتق اول به دست می آید که دارای درجه دقت دو است. حال می توان به کمک بسط های تیلور f_{i+2} و f_{i+1} یک فرمول پیشرو سه نقطه ای به صورت

$$f'_i = f'(x_i) \simeq \frac{-3f_i + 4f_{i+1} - f_{i+2}}{2h}$$

ساخت که دارای درجه دقت دو است و خطایی از مرتبه $O(h^2)$ دارد و با تغییر h به $-h$ در آن، فرمول پسرو سه نقطه ای

$$f'_i \simeq \frac{f_{i-2} - 4f_{i-1} + 3f_i}{2h}$$

به دست می آید که دارای درجه دقت دو است و خطایی از مرتبه $O(h^2)$ دارد. همچنین به کمک بسط های تیلور

$$f(x \pm 2h) = f(x) \pm 2hf'(x) + \frac{(2h)^2}{2!} f''(x) \pm \frac{(2h)^3}{3!} f'''(x) + \dots$$

و ساختن ترکیب خطی $f(x-2h) - 8f(x-h) + 8f(x+h) - f(x+2h)$ به رابطه

$$f'(x) = \frac{1}{12h} (f(x-2h) - 8f(x-h) + 8f(x+h) - f(x+2h)) + \frac{h^4}{3!} f^{(5)}(\xi)$$

خواهیم رسید که یک رابطه مرکزی پنج نقطه ای با خطای برشی $O(h^4)$ است و در آن $x-2h \leq \xi \leq x+2h$.

همچنین با جمع بسط‌های تیلور f_{i+1} و f_{i-1} داریم

$$f''(x_i) = f_i'' = \frac{f_{i-1} - 2f_i + f_{i+1}}{h^2} - \frac{2h^2}{4!} f^{(4)}(x_i) - \frac{2h^4}{6!} f^{(6)}(x_i) - \dots$$

که یک فرمول مرکزی سه نقطه‌ای برای مشتق مرتبه دوم با درجه دقت سه است و خطایی از مرتبه $O(h^2)$ دارد و به طور مشابه می‌توان فرمول‌های پیشرو یا پسرو نه تنها برای مشتق مرتبه دو بلکه برای سایر مراتب مشتق به دست آورد.

تذکر ۱.۴ در حالت کلی رابطه‌های مشتق دارای خطایی از مرتبه $O(h^p)$ هستند که بستگی به تعداد نقاط درونیابی دارد. در ظاهر یا باید p بزرگ باشد که منجر به افزایش محاسبات (فراخوانی بیشتر تابع f) و رشد خطای گرد کردن می‌شود و یا باید h کوچک باشد که این نیز ممکن است مشکل ساز باشد، به عنوان نمونه در محاسبه $\frac{f_{i+1}-f_i}{h}$ اگر h کوچک باشد f_i و f_{i+1} به هم نزدیک خواهند بود و تفاضل دو عدد نزدیک به هم باعث از بین رفتن ارقام بامعنا خواهد شد که ممکن است به تولید خطا منجر شود. به علاوه این خطا به عدد کوچک h تقسیم می‌شود که خطای تولیدشده را افزایش خواهد داد. بنابراین سعی می‌کنیم مشتق‌گیری عددی را با احتیاط انجام دهیم.

مثال ۱.۴ با استفاده از جدول زیر برای مقادیر تابع $y = f(x)$ ، مقدار تقریبی $f'(2)$ را با استفاده از فرمول‌های سه و پنج نقطه‌ای و همچنین تقریبی برای $f''(2)$ به دست آورید.

x_i	۱/۸	۱/۹	۲/۰	۲/۱	۲/۲
f_i	۱۰/۸۸۹۳۶۵	۱۲/۷۰۳۱۹۹	۱۴/۷۷۸۱۱۲	۱۷/۱۴۸۹۵۷	۱۹/۸۵۵۰۳۰

به ازای $h = 0.1$ و فرمول سه نقطه‌ای پیشرو داریم

$$f'(2) = \frac{1}{0.2} \times [-3f(2) + 4f(2.1) - f(2.2)] = 22.032310$$

به همین ترتیب به ازای $h = 0.1$ و فرمول سه نقطه‌ای پسرو خواهیم داشت

$$f'(2) = \frac{1}{0.2} \times [3f(2) - 4f(1.9) + f(1.8)] = 22.054525$$

اما به ازای $h = 0.1$ و فرمول سه نقطه‌ای مرکزی داریم

$$f'(2) = \frac{1}{0.2} \times [f(2.1) - f(1.9)] = 22.228790$$

و به ازای $h = 0.2$ و فرمول سه نقطه‌ای مرکزی می‌توان نوشت

$$f'(2) = \frac{1}{0.4} \times [f(2.2) - f(1.8)] = 22.414163$$

سرانجام به ازای $h = 0.1$ و فرمول پنج نقطه‌ای مرکزی داریم

$$f'(2) = \frac{1}{1.2} \times [f(1.8) - 8f(1.9) + 8f(2.1) - f(2.2)] = 22.166999$$

روشن است که برای استفاده از سایر فرمول‌های پنج نقطه‌ای داده‌ها کافی نیستند. در این مثال $f(x) = xe^x$ و مقدار واقعی $f'(2) = 22/167168$ نشان می‌دهد که خطای این روش‌ها به ترتیب عبارت است از $1/35 \times 10^{-1}$ ، $1/13 \times 10^{-1}$ ، $10^{-2} \times 16/6$ ، $10^{-1} \times 47/2$ و $10^{-4} \times 69/1$. حال به ازای $h = 0/1$ و $h = 0/2$ به ترتیب نتایج زیر از فرمول مرکزی به دست می‌آیند

$$f''(2) \simeq \frac{1}{0/01} [f(1/9) - 2f(2) + f(2/1)] = 29/593200,$$

$$f''(2) \simeq \frac{1}{0/04} [f(1/8) - 2f(2) + f(2/2)] = 29/704275$$

که خطای آنها به ترتیب عبارت است از $10^{-2} \times 70/3$ و $10^{-1} \times 48/1$. \triangle

۲.۴ انتگرال‌گیری عددی

محاسبه $\int_a^b f(x)dx$ زمانی که تابع اولیه f در دسترس نیست یا محاسبه تابع اولیه به سادگی امکان‌پذیر نیست و یا وقتی از f فقط داده‌های جدولی در دسترس است از مسایل اساسی انتگرال‌گیری است. برای حل این مسئله، در این بخش قصد داریم انتگرال‌گیری را به صورت عددی (تقریبی) انجام دهیم. به عنوان مثال می‌توان به انتگرال‌های $\int_0^b e^{-x} dx$ ، $\int_{-a}^a \sqrt[3]{1+x^n} dx$ و $\int_0^1 \frac{1}{\sqrt{1+x^n}} dx$ اشاره کرد. ایده اصلی انتگرال‌گیری عددی همان ایده یافتن مساحت ناحیه محصور به منحنی $y = f(x)$ ، محور x ‌ها و خطوط $x = a$ و $x = b$ است. یعنی ابتدا افرازی منظم به صورت $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ برای بازه $[a, b]$ در نظر می‌گیریم که در آن $x_{i+1} - x_i = h$ و $h = \frac{b-a}{n}$ سپس چندجمله‌ای درون‌یاب f در نقاط x_i, \dots, x_{i+m} یعنی $p_m(x)$ را ساخته و $\int_{x_i}^{x_{i+m}} p_m(x)dx$ را محاسبه نموده و با جمع نمودن این انتگرال‌ها، تقریبی برای $\int_a^b f(x)dx$ به دست می‌آوریم. به شکل ۱.۴ توجه کنید.

۱.۲.۴ قاعده ذوزنقه

چندجمله‌ای درون‌یاب درجه اول ($m = 1$) تابع f در نقاط x_i و x_{i+1} به صورت $p_1(x) = f_i + \theta \Delta f_i$ است که در آن $\theta = \frac{x - x_i}{h}$. سپس با انتگرال‌گیری خواهیم داشت

$$\begin{aligned} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx &\simeq \int_{x_i}^{x_{i+1}} p_1(x) dx = \int_{x_i}^{x_{i+1}} (f_i + \theta \Delta f_i) dx \\ &= \int_0^1 (f_i + \theta \Delta f_i) h d\theta = h \left(\theta f_i + \frac{\theta^2}{2} \Delta f_i \right) \Big|_0^1 \end{aligned}$$

در نتیجه قاعده ذوزنقه ساده^۱ به صورت

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \simeq \frac{h}{2} (f_i + f_{i+1})$$

ساخته می‌شود. هم‌چنین می‌توان نوشت

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &= \int_{x_0}^{x_n} f(x) dx = \sum_{i=0}^{n-1} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \\ &\simeq \sum_{i=0}^{n-1} \frac{h}{2} (f_i + f_{i+1}) = \frac{h}{2} \left(f_0 + 2 \sum_{i=1}^{n-1} f_i + f_n \right) \end{aligned}$$

و از آن‌جا قاعده ذوزنقه مرکب^۲ به صورت

$$\int_a^b f(x) dx \simeq T(h) = \frac{h}{2} \left(f_0 + 2 \sum_{i=1}^{n-1} f_i + f_n \right)$$

به دست می‌آید. به شکل ۲.۴ توجه کنید.

شکل ۲.۴: قاعده ذوزنقه ساده و مرکب

قضیه ۱.۴ (خطای قاعده ذوزنقه) اگر $f \in C^2[x_i, x_{i+1}]$ آن‌گاه

$$E_i = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx - \frac{h}{2} (f_i + f_{i+1}) = \frac{-h^3}{12} f''(\xi_i), \quad \xi_i \in [x_i, x_{i+1}]$$

^۱ simple Trapezoidal rule
^۲ composite Trapezoidal rule

و اگر $f \in C^2[a, b]$ آنگاه

$$E_T(h) = \int_a^b f(x)dx - T(h) = \frac{-nh^2}{12} f''(\xi) = \frac{-(b-a)h^2}{12} f''(\xi), \quad \xi \in [a, b].$$

تذکر ۲.۴ در عمل اگر به ازای هر x در بازه $[a, b]$ داشته باشیم $|f''(x)| \leq M_2$ ، آنگاه خواهیم داشت

$$|E_T(h)| \leq \frac{(b-a)M_2}{12} h^2$$

و این یعنی خطا از مرتبه $O(h^2)$ است. هم چنین با توجه به ظاهر شدن f'' در عبارت خطای قاعده دوزنقه، می توان نتیجه گرفت که این روش برای چند جمله ای های حداکثر از درجه یک دقیق است.

مثال ۲.۴ به کمک قاعده دوزنقه، تقریبی از $\int_0^1 x \sin x dx$ به دست آورید که خطای آن حداکثر 10^{-2} باشد.

چون $a = 0$ ، $b = 1$ و $f(x) = x \sin x$ داریم

$$f'(x) = \sin x + x \cos x, \quad f''(x) = 2 \cos x - x \sin x$$

و در نتیجه

$$|f''(x)| = |2 \cos x - x \sin x| \leq 2|\cos x| + |x||\sin x| \leq 2 + 1 = 3 = M_2$$

حال باید داشته باشیم

$$\frac{(b-a)M_2}{12} h^2 \leq 10^{-2}$$

و یا $\frac{(1-0) \times 3}{12} h^2 \leq 10^{-2}$ یعنی $h^2 \leq 0.04$ و از آن جا $h \leq 0.2$. با انتخاب $h = 0.2$ داریم $n = \frac{b-a}{h} = \frac{1}{0.2} = 5$ و به ازای $x_0 = 0$ و $x_5 = 1$ خواهیم داشت

$$T(0.2) = \frac{0.2}{2} \left(f_0 + 2 \sum_{i=1}^4 f_i + f_5 \right).$$

در نتیجه

$$T(0.2) = \frac{0.2}{2} (0 + 2(0.2 \sin(0.2) + 0.4 \sin(0.4) + 0.6 \sin(0.6) + 0.8 \sin(0.8)) + \sin(1))$$

و یا $T(0.2) = 0.3058$ از طرفی

$$\int_0^1 x \sin x dx = (-x \cos x)_0^1 + \int_0^1 \cos x dx = -\cos 1 + \sin 1 = 0.3012$$

در نتیجه

$$\left| \int_0^1 x \sin x dx - T(0.2) \right| = |0.3012 - 0.3058| = 0.0046 < 10^{-2}.$$

اگر قاعده دوزنقه ساده را به کار ببریم، یعنی با انتخاب $n = ۱$ یا $h = b - a = ۱$ خواهیم داشت

$$T(۱) = \frac{1}{۲}(f_0 + f_1) = \frac{1}{۲}(\sin 0 + \sin ۱) = ۰٫۴۲۰۷.$$

△

۲.۲.۴ قاعده سیمسون

چند جمله‌ای درون‌یاب درجه دوم ($m = ۲$) در نقاط x_i, x_{i+1}, x_{i+2} به صورت زیر است

$$p_2(x) = f_i + \theta \Delta f_i + \frac{\theta(\theta-1)}{2!} \Delta^2 f_i, \quad \theta = \frac{x - x_i}{h}.$$

با قرار دادن

$$\int_{x_i}^{x_{i+2}} f(x) dx \simeq \int_{x_i}^{x_{i+2}} p_2(x) dx$$

و اعمال تغییر متغیر $\theta = \frac{x - x_i}{h}$ داریم

$$\begin{aligned} \int_{x_i}^{x_{i+2}} f(x) dx &\simeq \int_0^2 (f_i + \theta \Delta f_i + \frac{\theta(\theta-1)}{2!} \Delta^2 f_i) h d\theta \\ &= h \left(\theta f_i + \frac{\theta^2}{2} \Delta f_i + \left(\frac{\theta^3}{6} - \frac{\theta^2}{2} \right) \Delta^2 f_i \right) \Big|_0^2 \\ &= h (2 f_i + 2 \Delta f_i + \frac{1}{6} \Delta^2 f_i) \end{aligned}$$

و با جایگزینی Δf_i و $\Delta^2 f_i$ ، قاعده سیمسون ساده^۳ به صورت زیر به دست می‌آید

$$\int_{x_i}^{x_{i+2}} f(x) dx \simeq \frac{h}{3} (f_i + 4 f_{i+1} + f_{i+2}).$$

حال با فرض زوج بودن n می‌توان نوشت

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &= \int_{x_0}^{x_n} f(x) dx = \int_{x_0}^{x_2} f(x) dx + \int_{x_2}^{x_4} f(x) dx + \cdots + \int_{x_{n-2}}^{x_n} f(x) dx \\ &\simeq \frac{h}{3} (f_0 + 4 f_1 + f_2) + \frac{h}{3} (f_2 + 4 f_3 + f_4) + \cdots + \frac{h}{3} (f_{n-2} + 4 f_{n-1} + f_n) \end{aligned}$$

بنابراین قاعده‌ی سیمسون مرکب^۴ به صورت زیر ساخته می‌شود

$$\int_a^b f(x) dx \simeq S(h) = \frac{h}{3} (f_0 + 4(f_1 + f_3 + \cdots + f_{n-1}) + 2(f_2 + f_4 + \cdots + f_{n-2}) + f_n).$$

^۳ simple Simpson's rule
^۴ composite Simpson's rule

قضیه ۲.۴ (خطای قاعده سیمسون) اگر $f \in C^4[x_i, x_{i+2}]$ آن گاه

$$E_i = \int_{x_i}^{x_{i+2}} f(x) dx - \frac{h}{3}(f_i + 4f_{i+1} + f_{i+2}) = \frac{-h^5}{90} f^{(4)}(\xi_i), \quad x_i \leq \xi_i \leq x_{i+2}$$

و اگر $f \in C^4[a, b]$ آن گاه

$$E_S(h) = \int_a^b f(x) dx - S(h) = \frac{-nh^5}{180} f^{(4)}(\xi) = \frac{-(b-a)h^4}{180} f^{(4)}(\xi), \quad \xi \in [a, b].$$

تذکر ۳.۴ در عمل اگر به ازای هر x در $[a, b]$ داشته باشیم $|f^{(4)}(x)| \leq M_4$ آن گاه خواهیم داشت

$$|E_S(h)| \leq \frac{(b-a)M_4}{180} h^4$$

و این یعنی خطای قاعده سیمسون از مرتبه $O(h^4)$ است و با توجه به ظاهر شدن جمله $f^{(4)}$ در عبارت خطای قاعده سیمسون، ملاحظه می شود این قاعده برای چند جمله ای های حداکثر از درجه ۳ دقیق است.

مثال ۳.۴ در قاعده سیمسون، بازه $[0, 2]$ را به چند قسمت تقسیم کنیم تا مقدار تقریبی $\int_0^2 e^{-x^2} dx$ با خطایی کمتر از 10^{-4} به دست آید.

ابتدا داریم

$$f(x) = e^{-x^2}, \quad f'(x) = -2xe^{-x^2}, \quad f''(x) = (-2 + 4x^2)e^{-x^2}, \quad f'''(x) = (12x - 8x^3)e^{-x^2}$$

و $f^{(4)}(x) = (12 - 48x^2 + 16x^4)e^{-x^2}$ برای یافتن M_4 با متحد صفر قرار دادن

$$f^{(4)}(x) = (-120x + 160x^3 - 32x^5)e^{-x^2}$$

خواهیم داشت $x = 0, x \simeq \pm 0.495, x \simeq \pm 1.043$ و از آنجا داریم

$$M_4 = \max\{f^{(4)}(0), f^{(4)}(0.495), f^{(4)}(1.043), f^{(4)}(2)\} = 12.$$

بنابراین باید داشته باشیم

$$\frac{(2-0) \times 12}{180} h^4 < 10^{-4}$$

در نتیجه $h < 0.165 \dots$ که نتیجه می دهد $n > 12/12 \dots$ پس $n = 14$.

△

شکل ۳.۴: قاعده نقطه میانی ساده و مرکب

۳.۲.۴ قاعده نقطه میانی

در قاعده‌های دوزنقه و سیمسون به مقدار $f(a)$ و $f(b)$ نیاز است و بنابراین چنین روش‌هایی برای محاسبه انتگرال‌هایی به شکل $\int_{-1}^1 \frac{dx}{\sqrt{1-x^2}}$ یا $\int_0^1 \ln x dx$ مناسب نیستند. راه چاره استفاده از روش‌هایی است که به محاسبه $f(a)$ و $f(b)$ نیاز نداشته باشند. یکی از این روش‌ها قاعده نقطه میانی ساده^۵ است که به صورت زیر معرفی می‌شود

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \simeq h f\left(x_i + \frac{h}{2}\right).$$

بنابراین می‌توان نوشت

$$\int_a^b f(x) dx = \int_{x_0}^{x_n} f(x) dx = \sum_{i=0}^{n-1} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \simeq \sum_{i=0}^{n-1} h f\left(x_i + \frac{h}{2}\right)$$

و در نتیجه قاعده نقطه میانی مرکب^۶ به صورت زیر ساخته می‌شود

$$\int_a^b f(x) dx \simeq M(h) = h \sum_{i=0}^{n-1} f\left(x_i + \frac{h}{2}\right).$$

تعبیر هندسی این روش در شکل ۳.۴ نشان داده شده است.

قضیه ۳.۴ (خطای قاعده نقطه میانی) اگر $f \in C^2[x_i, x_{i+1}]$ آن‌گاه

$$E_i = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx - h f\left(x_i + \frac{h}{2}\right) = \frac{h^3}{24} f''(\xi_i), \quad \xi_i \in [x_i, x_{i+1}]$$

و در نتیجه اگر $f \in C^2[a, b]$ آن‌گاه

$$E_M(h) = \int_a^b f(x) dx - M(h) = \frac{nh^3}{24} f''(\xi) = \frac{(b-a)h^3}{24} f''(\xi), \quad \xi \in [a, b].$$

تذکر ۴.۴ در عمل اگر به ازای هر x در $[a, b]$ داشته باشیم $|f''(x)| \leq M_2$ آن‌گاه خواهیم داشت

^۵ simple midpoint rule
^۶ composite midpoint rule

$$|E_M(h)| \leq \frac{(b-a)M_2}{24} h^2.$$

به وضوح مشاهده می شود در بیشتر مواقع خطای روش نقطه میانی حدود نصف خطای روش دوزنقه ای است و همچنین این روش برای چند جمله ای های حداکثر از درجه یک دقیق است.

مثال ۴.۴ مقدار تقریبی $\int_0^1 \ln x dx$ را به روش نقطه میانی با $n = 4$ به دست آورده با مقدار واقعی مقایسه کنید.

$$-1 = \int_0^1 \ln x dx \simeq 0.25 \left(\ln \frac{1}{4} + \ln \frac{3}{4} + \ln \frac{5}{4} + \ln \frac{7}{4} \right) = -0.915 \dots$$

△

۴.۲.۴ قاعده های نیوتن-کاتس

با نگاهی به قاعده های انتگرال گیری قبلی دیده می شود که شکل کلی یک قاعده انتگرال گیری یا کوادراتور^۷، به صورت زیر است

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{i=0}^n a_i f(x_i) + E$$

که در آن نقاطی در بازه $[a, b]$ و E بیانگر خطای روش است. در کوادراتورهای نیوتن-کاتس^۸، نقاط x_0, x_1, \dots, x_n معلوم و هم فاصله فرض می شوند و ضرایب a_0, a_1, \dots, a_n به گونه ای تعیین می شوند که قاعده انتگرال گیری دارای درجه دقت n (صحت) باشد، یعنی برای $f(x) = 1, x, \dots, x^n$ و برای تعیین جمله خطا قرار می دهیم $f(x) = x^{n+1}$ و $E \neq 0$. کوادراتورهای نیوتن-کاتس به دو دسته بسته و باز تقسیم می شوند. در نوع بسته از دو مقدار $f(a)$ و $f(b)$ استفاده می شود حال آن که در نوع باز نیازی به آنها نیست.

مثال ۵.۴ یک قاعده انتگرال گیری به صورت

$$\int_0^{3h} f(x) dx = \sum_{i=0}^3 a_i f(x_i) + E$$

با نقاط $x_0 = 0, x_1 = h, x_2 = 2h, x_3 = 3h$ در نظر بگیرید. برای تعیین ضرایب a_0, \dots, a_3 با قرار دادن $E = 0$ به ازای $f(x) = 1, x, x^2, x^3$ ، یک دستگاه خطی به صورت

$$f(x) = 1, \quad \int_0^{3h} 1 dx = a_0 + a_1 + a_2 + a_3 = 3h$$

$$f(x) = x, \quad \int_0^{3h} x dx = ha_1 + 2ha_2 + 3ha_3 = \frac{9h^2}{2}$$

$$f(x) = x^2, \quad \int_0^{3h} x^2 dx = h^2 a_1 + 4h^2 a_2 + 9h^2 a_3 = 9h^3$$

$$f(x) = x^3, \quad \int_0^{3h} x^3 dx = h^3 a_1 + 8h^3 a_2 + 27h^3 a_3 = \frac{81h^4}{4}$$

به دست می آید که از حل آن خواهیم داشت

$$a_0 = \frac{3h}{\lambda}, \quad a_1 = \frac{9h}{\lambda}, \quad a_2 = \frac{9h}{\lambda}, \quad a_3 = \frac{3h}{\lambda}.$$

بنابراین

$$\int_0^{3h} f(x) dx \simeq \frac{3h}{\lambda} (f(0) + 3f(h) + 3f(2h) + f(3h)).$$

حال با تغییر متغیر $t = x + x_0$ یک قاعده چهار نقطه ای به نام قاعده $\frac{3}{\lambda}$ سیمسون به صورت زیر به دست می آید

$$\int_{x_0}^{x_3} f(t) dt \simeq \frac{3h}{\lambda} (f_0 + 3f_1 + 3f_2 + f_3).$$

با توجه به تذکر بعد، خطای این قاعده $\frac{3h^5}{\lambda^5} f^{(4)}(\xi)$ است و برای چند جمله ای های حداکثر از درجه سه دقیق است. به عنوان تمرین، قاعده مرکب نظیر را به دست آورید. \triangle

تذکر ۵.۴ در مثال ۵.۴، از روش ضرایب نامعین استفاده کرده و یک قاعده به دست آوردیم. به صورت مشابه می توان قاعده های نیوتن-کاتس $(m+1)$ -نقطه ای از نوع بسته را به دست آورد. شکل کلی این قاعده ها به صورت زیر است

$$\int_{x_0}^{x_m} f(x) dx = A_0 h \sum_{i=0}^m a_i f_i + A_1 h^{l+1} f^{(l)}(\xi), \quad \xi \in [x_0, x_m]$$

که در آن

$$l = \begin{cases} m+1 & \text{اگر } m \text{ فرد باشد} \\ m+2 & \text{اگر } m \text{ زوج باشد} \end{cases}$$

و برای تعیین سایر مجهولات می توان از جدول ۱.۴ کمک گرفت. باید توجه داشت که ضرایب در جدول داده شده متقارن هستند. چون به ازای $m=8$ به بعد، ضرایب منفی آشکار می شوند، جهت جلوگیری از انجام عمل تفاضل، بهتر است از m های کوچک استفاده کرد.

تذکر ۶.۴ افراز منظم $a = t_0 < t_1 < \dots < t_n = b$ از بازه $[a, b]$ را در نظر بگیرید به طوری که

$$t_i = t_0 + ih, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

که در آن $h = \frac{b-a}{n}$. سپس تعریف کنید $x_1 = t_0 + h/2$ و $x_i = x_1 + (i-1)h$, $i = 1, \dots, n$. قاعده های نیوتن-کاتس باز با استفاده از نقاط x_1, \dots, x_n ساخته می شوند. به عنوان مثال قاعده نقطه میانی یک کوادراتور نیوتن-کاتس دو نقطه ای از نوع باز است.

m	A_0	a_0	a_1	a_2	a_3	a_4	A_1
۱	$\frac{1}{3}$	۱	۱				$-\frac{1}{12}$
۲	$\frac{1}{3}$	۱	۴	۱			$-\frac{1}{90}$
۳	$\frac{2}{15}$	۱	۳	۳	۱		$-\frac{2}{80}$
۴	$\frac{4}{45}$	۷	۳۲	۱۲	۳۲	۷	$-\frac{8}{900}$
۵	$\frac{5}{288}$	۱۹	۷۵	۵۰	۵۰	۷۵	$-\frac{275}{3096}$
۶	$\frac{1}{140}$	۴۱	۲۱۶	۲۷	۲۷۲	۲۷	$-\frac{9}{1400}$
۷	$\frac{7}{17280}$	۷۵۱	۳۵۷۷	۱۳۲۳	۲۹۸۹	۲۹۸۹	$-\frac{8183}{518400}$
۸	$\frac{4}{14175}$	۹۸۹	۵۸۸۸	-۹۲۸	۱۰۹۴۸	-۴۵۰۴۰	$-\frac{2368}{467775}$

جدول ۱.۴: قاعده‌های نیوتن-کاتس

۵.۲.۴ کوادراتور گاوس

در این روش یک کوادراتور به صورت زیر در نظر گرفته می‌شود

$$\int_{-1}^1 f(x) dx = \sum_{i=0}^n \omega_i f(x_i) + E$$

که در آن نه تنها ضرایب بلکه نقاط نیز مجهول فرض می‌شوند، بنابراین $2n+2$ مجهول داریم و $2n+2$ معادله به این صورت ساخته می‌شوند که فرض می‌شود درجه دقت (صحت) کوادراتور $2n+1$ باشد، یعنی برای چندجمله‌ای‌های تا درجه $2n+1$ دقیق باشد به عبارت دیگر برای $f(x) = 1, x, x^2, \dots, x^{2n+1}$ قرار می‌دهیم $E = 0$ و برای تعیین E قرار می‌دهیم $f(x) = x^{2n+2}$.

مثال ۶.۴ برای به دست آوردن کوادراتور دو نقطه‌ای گاوس با فرض

$$\int_{-1}^1 f(x) dx = \omega_0 f(x_0) + \omega_1 f(x_1) + E$$

و با قرار دادن $E = 0$ به ازای $f(x) = 1, x, x^2, x^3$ خواهیم داشت

$$\begin{cases} 2 = \int_{-1}^1 dx = \omega_0 + \omega_1 \\ 0 = \int_{-1}^1 x dx = \omega_0 x_0 + \omega_1 x_1 \\ \frac{2}{3} = \int_{-1}^1 x^2 dx = \omega_0 x_0^2 + \omega_1 x_1^2 \\ 0 = \int_{-1}^1 x^3 dx = \omega_0 x_0^3 + \omega_1 x_1^3 \end{cases}$$

و بنابراین با حل این دستگاه غیرخطی (که چندان هم راحت نیست) داریم

$$\omega_0 = \omega_1 = 1 \quad x_1 = -x_0 = \frac{\sqrt{3}}{3}.$$

در نتیجه

$$\int_{-1}^1 f(x) dx = f\left(\frac{-\sqrt{3}}{3}\right) + f\left(\frac{\sqrt{3}}{3}\right) + E.$$

برای یافتن E به ازای $f(x) = x^4$ قرار می دهیم $E = \tilde{E}$ و خواهیم داشت

$$\int_{-1}^1 x^4 dx = \left(\frac{-\sqrt{3}}{3}\right)^4 + \left(\frac{\sqrt{3}}{3}\right)^4 + \tilde{E}$$

و از آن جا $\tilde{E} = \frac{4}{45}$. در نتیجه

$$E = \tilde{E} \times \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} = \frac{f^{(4)}(\xi)}{135}, \quad \xi \in [-1, 1].$$

پس کوادراتور دو نقطه ای گاوس به صورت زیر به دست می آید

$$\int_{-1}^1 f(x) dx = f\left(\frac{-\sqrt{3}}{3}\right) + f\left(\frac{\sqrt{3}}{3}\right) + \frac{f^{(4)}(\xi)}{135}$$

 \triangle البته به شرط آن که $f \in C^4[-1, 1]$.

در حالت کلی برای تعیین کوادراتورهای گاوس، باید یک دستگاه $2n+2$ معادله غیرخطی حل شود که کار چندان ساده ای نیست. در عمل از قضیه زیر کمک می گیریم.

قضیه ۴.۴ (کوادراتور گاوس-لژاندر) کوادراتور n نقطه ای گاوس-لژاندر در بازه $[-1, 1]$ به صورت زیر است

$$\int_{-1}^1 f(x) dx = \sum_{i=0}^{n-1} \omega_i f(x_i) + E_n$$

که در آن x_0, x_1, \dots, x_{n-1} ریشه های p_n یعنی چند جمله ای درجه n لژاندر هستند و ضرایب (وزنها) از رابطه

$$\omega_i = \frac{2(1-x_i^2)}{n^2(p_{n-1}(x_i))^2}, \quad i = 0, 1, \dots, n-1$$

به دست می آیند و همچنین

$$E_n = \frac{2^{2n+1}(n!)^4}{(2n+1)((2n)!)^3} f^{(2n)}(\xi), \quad \xi \in [-1, 1].$$

مثال ۷.۴ کوادراتور سه نقطه ای گاوس-لژاندر را به دست آورید.

می دانیم چند جمله ای های لژاندر به کمک رابطه بازگشتی

$$p_{n+1}(x) = \frac{2n+1}{n+1} x p_n(x) - \frac{n}{n+1} p_{n-1}(x), \quad n = 1, 2, \dots$$

با دو جمله $p_0(x) = 1$ و $p_1(x) = x$ ساخته می‌شوند و یا می‌توان از رابطه زیر کمک گرفت

$$p_n(x) = \frac{1}{2^n n!} \frac{d^n}{dx^n} ((x^2 - 1)^n).$$

در اینجا $n = 3$ و داریم

$$p_2(x) = \frac{3}{2}x^2 - \frac{1}{2}, \quad p_3(x) = \frac{5}{2}x^3 - \frac{3}{2}x.$$

از حل $p_3(x) = 0$ خواهیم داشت

$$x_0 = -\sqrt{\frac{3}{5}}, \quad x_1 = 0, \quad x_2 = \sqrt{\frac{3}{5}}.$$

بنابراین

$$\omega_0 = \frac{2(1 - x_0^2)}{9(p_2(x_0))^2} = \frac{5}{9} = \omega_2, \quad \omega_1 = \frac{2(1 - x_1^2)}{9(p_2(x_1))^2} = \frac{8}{9}$$

و همچنین

$$E_3 = \frac{2^3 \times (3!)^4}{7 \times (6!)^3} f^{(6)}(\xi) = \frac{1}{15750} f^{(6)}(\xi), \quad \xi \in [-1, 1].$$

در نتیجه

$$\int_{-1}^1 f(x) dx = \frac{1}{9} \left(5f\left(-\sqrt{\frac{3}{5}}\right) + 8f(0) + 5f\left(\sqrt{\frac{3}{5}}\right) \right) + \frac{f^{(6)}(\xi)}{15750}.$$

این قاعده برای چندجمله‌ای‌های تا درجه ۵ دقیق است. به عنوان مثال اگر $f(x) = \frac{1}{1+x^2}$ آن‌گاه

$$\int_{-1}^1 \frac{dx}{1+x^2} \simeq \frac{1}{9} \left(\frac{5}{1+\frac{3}{5}} + \frac{8}{1+0} + \frac{5}{1+\frac{3}{5}} \right) = \frac{19}{12} = 1.58\bar{3}$$

از طرف دیگر

$$\int_{-1}^1 \frac{dx}{1+x^2} = \tan^{-1}(x) \Big|_{-1}^1 = \frac{\pi}{4} + \frac{\pi}{4} = \frac{\pi}{2} = 1.57079.$$

△

کوادراتورهای گاوس-لژاندر را مانند کوادراتورهای نیوتن-کاتس یک بار برای همیشه به دست آورده و در این راستا به نکات زیر توجه داریم

• اگر n زوج باشد

$$\begin{cases} x_{n-i} = -x_i \\ \omega_{n-i} = \omega_i \end{cases} \quad i = 0, 1, \dots, \frac{n-2}{2}$$

و اگر n فرد باشد

$$\begin{cases} x_{n-i} = -x_i \\ x_{\frac{n-1}{2}} = 0 & i = 0, 1, \dots, \frac{n-1}{2} - 1 \\ \omega_{n-i} = \omega_i \end{cases}$$

• ω_i ها همه مثبت هستند و $0 < \omega_i \leq 1$ (اگر $f(x_i)$ دارای خطا باشد ضریب آن کوچک است)

• با تغییر متغیر $x = \frac{1}{2}((b-a)t + (b+a))$ $dx = \frac{1}{2}(b-a)dt$ خواهیم داشت

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{b-a}{2} \int_{-1}^1 f\left(\frac{1}{2}((b-a)t + (b+a))\right)dt.$$

مثال ۸.۴ از میان قاعده‌های انتگرال‌گیری دو سه نقطه‌ای گاوس و سیمسون با $h = 0.1, 0.01$ کدام یک تقریب بهتری برای انتگرال $I = \int_0^4 x^5 dx$ نتیجه می‌دهد؟ می‌دانیم در عبارت خطای روش‌های دو نقطه‌ای گاوس، سیمسون و سه نقطه‌ای گاوس به ترتیب $f^{(4)}$ ، $h^4 f^{(4)}$ و $f^{(6)}$ ظاهر می‌شود و با توجه به تابع $f(x) = x^5$ ، انتظار می‌رود به ترتیب قاعده سه نقطه‌ای گاوس، روش سیمسون با $h = 0.1$ ، روش سیمسون با $h = 0.01$ و قاعده دو نقطه‌ای گاوس تقریب‌های بهتری تولید کنند. البته بدون تردید قاعده سه نقطه‌ای گاوس جواب دقیق را به دست می‌دهد و داریم

$$I = 2 \int_{-1}^1 (2t+2)^5 dt = \frac{2}{9} (5(-2\sqrt{\frac{3}{5}}+2)^5 + 8(2 \times 0 + 2)^5 + 5(2\sqrt{\frac{3}{5}}+2)^5) = \frac{4^6}{6} = 682.666\dots$$

△

مثال ۹.۴ ضرایب ω_i در قاعده زیر را به گونه‌ای به دست آورید که این قاعده دارای درجه دقت ۲ باشد.

$$\int_0^h f(\sqrt{x})dx \simeq \omega_1 f(0) + \omega_2 f'(0) + \omega_3 f(h)$$

به ازای $f(x) = 1, x, x^2$ خواهیم داشت

$$h = \int_0^h dx = \omega_1 + 0 + \omega_3$$

$$\frac{2}{3}h^{\frac{3}{2}} = \int_0^h \sqrt{x}dx = 0 + \omega_2 + h\omega_3$$

$$\frac{h^{\frac{5}{2}}}{\frac{7}{2}} = \int_0^h xdx = 0 + 0 + h^2\omega_3$$

و از حل آن داریم

$$\omega_1 = h - \frac{1}{3}, \quad \omega_2 = \frac{2}{3}h^{\frac{3}{2}} - \frac{h}{3}, \quad \omega_3 = \frac{1}{3}.$$

△

۶.۲.۴ روش رامبرگ

روش رامبرگ از قاعده انتگرال گیری دوزنقه (سیمسون) استفاده کرده و به کمک برون یابی ریچاردسون تقریب های بهتری به دست می آورد. ثابت می شود برای توابع به اندازه کافی مشتق پذیر داریم

$$\int_a^b f(x)dx = T(h) + a_2 h^2 + a_4 h^4 + a_6 h^6 + \dots$$

که در آن h اندازه گام نقاط هم فاصله، $T(h)$ قاعده دوزنقه مرکب و a_2, a_4, \dots ضرایبی ثابت و مستقل از h هستند. با تبدیل h به $\frac{h}{4}$ در این رابطه و حذف a_2 خواهیم داشت

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{4T(\frac{h}{4}) - T(h)}{3} - \frac{a_4}{4} h^4 - \frac{5a_6}{16} h^6 - \dots$$

و این یعنی $\frac{4T(\frac{h}{4}) - T(h)}{3}$ تقریبی برای مقدار انتگرال با خطای $O(h^4)$ است، در حالی که $T(h)$ تقریبی با خطای $O(h^2)$ است. برای ساختن یک روند تکراری، به ازای $i = 0, 1, 2, \dots$ قرار می دهیم

$$h_i = \frac{b-a}{4^i}, \quad x_j = a + jh_i, \quad j = 0, 1, \dots, 4^i, \quad T_{0i} = T(h_i) = \frac{h_i}{3} \left(f(a) + 2 \sum_{j=1}^{4^i-1} f(x_j) + f(b) \right)$$

و برای $p = 1, 2, \dots$ قرار می دهیم

$$T_{pi} = \frac{4^p T_{(p-1)(i+1)} - T_{(p-1)i}}{4^p - 1}$$

در عمل جدولی به صورت زیر تهیه کرده و روند را تا جایی ادامه می دهیم که برای نمونه شرط توقف $|T_{p0} - T_{(p-1)0}| < \varepsilon$ برقرار شود.

T_{00}				
T_{01}	T_{10}			
T_{02}	T_{11}	T_{20}		
T_{03}	T_{12}	T_{21}	T_{30}	
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\ddots

تذکر ۷.۴ خطای T_{pi} از مرتبه $O(h^{2p+2})$ است و برای چند جمله ای های تا درجه $2p+1$ دقیق است و به علاوه ثابت می شود

$$\lim_{p \rightarrow \infty} T_{p0} = \int_a^b f(x)dx.$$

تذکر ۸.۴ بعضی از قاعده های نیوتن-کاتس در حین محاسبه جملات قاعده رامبرگ به دست می آیند، به عنوان مثال می دانیم

$$T(h) = \frac{h}{3}(f(a) + f(b))$$

$$T(\frac{h}{4}) = \frac{h}{4} \left(f(a) + 2f(\frac{a+b}{4}) + f(b) \right)$$

و در نتیجه

$$\frac{4T(\frac{h}{4}) - T(h)}{3} = \frac{h}{6} \left(f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b) \right) = S(\frac{h}{4}).$$

مثال ۱۰.۴ مقدار تقریبی $\int_0^{\frac{\pi}{4}} \sec x dx$ را با روش رامبرگ و با دقت $4D$ به دست آورید.

h	T_{0i}	T_{1i}	T_{2i}	T_{3i}
$\frac{\pi}{4}$	۰٫۹۴۸۰۶			
$\frac{\pi}{8}$	۰٫۸۹۹۰۸	۰٫۸۸۲۷۶		
$\frac{\pi}{16}$	۰٫۸۸۵۸۹	۰٫۸۸۱۴۹	۰٫۸۸۱۴۰	
$\frac{\pi}{32}$	۰٫۸۸۲۵۱	۰٫۸۸۱۳۸	۰٫۸۸۱۳۷	۰٫۸۸۱۳۷
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\ddots

داریم

$$|T_{30} - T_{20}| = |0.88137 - 0.88140| = 0.3 \times 10^{-4} < 0.5 \times 10^{-4}$$

و با مقایسه با مقدار واقعی

$$\int_0^{\frac{\pi}{4}} \sec x dx = (\ln(\sec x + \tan x))\bigg|_0^{\frac{\pi}{4}} = \ln(\sqrt{2} + 1) = 0.881373587$$

در می یابیم

$$\int_0^{\frac{\pi}{4}} \sec x dx - 0.88137 < 0.4 \times 10^{-5}.$$

△

تمرین

۱. از تابع $y = f(x)$ در بازه $[0, 1]$ ، داده های جدول زیر در دسترس است.

x	۰	۰٫۲۵	۰٫۳۷۵	۰٫۵	۰٫۶۲۵	۰٫۷۵	۱
$f(x)$	۰	۰٫۱۳۵۰۶	۰٫۱۶۰۶۱	۰٫۱۶۸۸۷	۰٫۱۶۵۵۲	۰٫۱۵۴۹۰	۰٫۱۲۳۸۵

تقریب هایی برای $f'(0)$ ، $f'(0.5)$ و $f'(1)$ و همچنین $f''(0)$ ، $f''(0.5)$ و $f''(1)$ به چند روش حساب کنید.

۲. به کمک روش بسط تیلور، رابطه پنج نقطه ای پیشرو یعنی

$$f'(x) = \frac{1}{12h} (-25f(x) + 48f(x+h) - 36f(x+2h) + 16f(x+3h) - 3f(x+4h)) + \frac{h^4}{5} f^{(5)}(\xi)$$

را استخراج کنید که در آن $x \leq \xi \leq x + 4h$. سپس با تبدیل h به $-h$ شکل پسروی آن را نیز به دست آورید.۳. با استفاده از بسط تیلور $f(x_i + h)$ و $f(x_i + \frac{h}{4})$ نشان دهید $\frac{\Delta f_i}{h}$ برای تقریب $f'_{i+\frac{1}{4}}$ دقیق تر است تا برای تقریب f'_i ، به عبارت دیگر داریم

$$f'_i = \frac{\Delta f_i}{h} + O(h), \quad f'_{i+\frac{1}{4}} = \frac{\Delta f_i}{h} + O(h^2).$$

۴. قاعده مشتق گیری زیر برای چند جمله ای های حداکثر از درجه چند دقیق است؟

$$f'(x) \simeq \frac{f(x+h/2) - f(x-h/2)}{h}$$

۵. به کمک قاعده سیمسون، تقریبی از $\int_0^1 x \sin x dx$ به دست آورید که خطای آن حداکثر 10^{-5} باشد.

۶. مقدار $\int_0^{0.9} \frac{dx}{\sqrt{x}}$ را به کمک روش نقطه میانی چنان به دست آورید که خطای آن حداکثر 10^{-2} باشد.

۷. مقدار $\int_0^1 (x^2 + 1) dx$ را به کمک روش دو نقطه ای گاوس و روش دوزنقه با طول گام $h = 0.2$ تقریب بزنید. جواب کدام یک از دو روش قسمت قبل دقیق تر است؟ (برای ادعای خود بدون محاسبه مقدار دقیق انتگرال دلیل بیاورید).

۸. مقدار $\int_1^2 \ln x dx$ را به کمک روش دو نقطه ای گاوس و روش سیمپسون با طول گام $h = 0.25$ تقریب بزنید. سپس کرانی برای خطای روش سیمپسون به دست آورید. اگر در قسمت قبل طول گام را در روش سیمپسون $h = 0.125$ بگیریم، بدون محاسبه مقدار تقریبی و فقط به کمک فرمول خطا توضیح دهید که خطا چه تغییری می کند؟

۹. فرض کنید h یک عدد حقیقی معلوم باشد. ضرایب مجهول w_1, w_2, w_3 و w_4 را چنان بیابید که فرمول

$$\int_0^h f(x) dx = w_1 f(0) + w_2 f(h) + w_3 f(h/2) + w_4 f'(h/2)$$

برای چند جمله ای های تا درجه ۳ دقیق باشد.

۱۰. حداقل تعداد تقسیمات n را چنان بیابید که خطای محاسبه $\int_1^2 e^{-x^2} dx$ به روش دوزنقه کمتر از 10^{-4} باشد.

۱۱. حداقل تعداد تقسیمات n را چنان بیابید که خطای محاسبه $\int_0^1 \sin(1/2 x) dx$ به کمک روش های دوزنقه و سیمپسون کمتر از 10^{-4} باشد. با n به دست آمده از قسمت قبل مقدار تقریبی انتگرال را با هر دو روش (محاسبات با دقت ۴D) محاسبه و با مقدار واقعی مقایسه کنید.

۱۲. فرض کنید h یک عدد حقیقی معلوم باشد. ضرایب مجهول w_0, w_1, w_2 و w_3 را چنان بیابید که فرمول

$$\frac{1}{3h} \int_0^{3h} f(x) dx = w_0 f(0) + w_1 f(h) + w_2 f(2h) + w_3 f(3h)$$

برای چند جمله ای های تا درجه ۳ دقیق باشد.

۱۳. فرمول تقریبی $f'''(x_i) \simeq \frac{f_{i+2} - 2f_{i+1} + 2f_{i-1} - f_{i-2}}{2h^2}$ برای چند جمله ای های حداکثر تا درجه چند دقیق است؟ چرا؟

۱۴. الف) انتگرال $\int_0^1 f(x) dx$ را در نظر بگیرید و فرض کنید $T(1) = 0.75000$ ، $T(\frac{1}{4}) = 0.81944$ ، $T(\frac{1}{9}) = 0.83170$. با استفاده از قاعده انتگرال گیری رامبرگ تقریبی از $\int_0^1 f(x) dx$ با دقت $O(h^6)$ بیابید.

ب) مقدار تقریبی انتگرال $\int_0^{\pi/4} \frac{\cos x}{1+x^2} dx$ را به کمک روش گاوس دو نقطه‌ای به دست آورید.

۱۵. ضرایب a_0, a_1, a_2 را چنان بیابید که فرمول تقریبی $f'(x_i) \simeq a_0 f(x_i - h) + a_1 f(x_i) + a_2 f(x_i + h)$ برای چند جمله‌ای‌های با درجه حداکثر ۲ دقیق باشد.

۱۶. الف) بازه $[1, 2]$ را به چند قسمت مساوی تقسیم کنیم تا مقدار انتگرال $I = \int_1^2 \ln \frac{x^2}{x} dx$ به کمک روش دوزنقه با خطایی کمتر از 10^{-2} به دست آید؟

ب) با استفاده از قاعده گاوسی مناسبی که برای چند جمله‌ای‌های از درجه ۴ دقیق باشد، تقریبی از انتگرال داده شده بیابید.

فصل ۵

دستگاه معادلات خطی

در این فصل قصد داریم از دستگاه معادلات همزمان

$$\begin{cases} E_1 : a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ E_2 : a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ E_n : a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

که در آن b_i ها و a_{ij} ها معلوم هستند، x_1, \dots, x_n را به دست آوریم. چنین دسته معادلات را یک دستگاه n معادله n مجهولی خطی نامند. با معرفی بردارهای x و b و ماتریس A به صورت

$$x = [x_i]_{n \times 1}, \quad b = [b_i]_{n \times 1}, \quad A = [a_{ij}]_{n \times n}$$

و یا

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}, \quad A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

می‌توان این دستگاه معادلات را به شکل فشرده $Ax = b$ نوشت.

تذکر ۱.۵ حل این مسئله معادل با یافتن A^{-1} است، به این معنی که اگر A^{-1} موجود باشد $x = A^{-1}b$ جواب مسئله بیان شده است و برعکس اگر solve فرآیندی باشد که A و b را به عنوان ورودی گرفته و x را به عنوان خروجی بدهد یعنی $x = \text{solve}(A, b)$ آن‌گاه برای $i = 1, \dots, n$ قرار می‌دهیم $\hat{A}_i = \text{solve}(A, e_i)$ و سپس تعریف می‌کنیم $\hat{A} = [\hat{A}_1 \ \hat{A}_2 \ \cdots \ \hat{A}_n]$ و خواهیم داشت

$$A\hat{A} = A[\hat{A}_1 \ \hat{A}_2 \ \cdots \ \hat{A}_n] = [A\hat{A}_1 \ A\hat{A}_2 \ \cdots \ A\hat{A}_n] = [e_1 \ e_2 \ \cdots \ e_n] = I$$

یعنی $\hat{A} = A^{-1}$. چون محاسبه A^{-1} با روش‌های سنتی (کلاسیک) حجم عملیات بالایی دارد، روش‌هایی مطلوب هستند که x را بدون محاسبه A^{-1} به دست آورند.

روش‌های حل مسئله بیان شده به دو دسته روش‌های مستقیم^۱ و روش‌های تکراری^۲ دسته‌بندی می‌شوند که در ادامه به بررسی آنها می‌پردازیم.

۱.۵ روش‌های مستقیم

روش‌های مستقیم به روش‌هایی گفته می‌شود که در تعدادی متناهی (از قبل مشخص) تکرار خاتمه می‌یابند و اگر خطای گرد کردن وجود نداشته باشد، جواب واقعی را به دست می‌آورند. روش‌های مستقیمی که از نظر عددی پایدار باشند از اهمیت بالایی برخوردار هستند و وجه تمایز آن‌ها در تعداد اعمال (حجم عملیات)^۳ است.

۱.۱.۵ روش حذف گاوسی

قبل از آن که به معرفی این روش بپردازیم، توجه داریم که اگر $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ ، ماتریسی پایین مثلثی باشد یعنی داشته باشیم

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & & \circ \\ \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

آن‌گاه از $Ax = b$ نتیجه می‌شود

$$\begin{cases} E_1 : a_{11}x_1 & = b_1 \\ E_2 : a_{21}x_1 + a_{22}x_2 & = b_2 \\ \vdots & \vdots \\ E_n : a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n & = b_n \end{cases}$$

و از آن‌جا به کمک جای‌گذاری پیشرو (از اول)^۴ خواهیم داشت

$$\begin{cases} x_1 = \frac{b_1}{a_{11}} \\ x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j \right), \quad i = 2, \dots, n \end{cases}$$

^۱ direct methods
^۲ iterative methods
^۳ operations count
^۴ forward substitution

و اگر A ماتریسی بالامثلثی باشد یعنی داشته باشیم

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ & \ddots & \vdots \\ \bigcirc & & a_{nn} \end{bmatrix}$$

آن گاه از $Ax = b$ نتیجه می شود

$$\begin{cases} E_1 : a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ E_2 : & a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ & \ddots & \vdots & \vdots \\ E_n : & & a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

و از آن جا به کمک جای گذاری پسرو (از آخر)^۵ خواهیم داشت

$$\begin{cases} x_n = \frac{b_n}{a_{nn}} \\ x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j \right), \quad i = n-1, n-2, \dots, 1. \end{cases}$$

به وضوح شرط لازم و کافی برای وجود جواب در این حالت آن است که درایه های قطری A مخالف صفر باشند. اما ایده روش حذف گاوسی^۶ آن است که به کمک اعمال سطری مقدماتی^۷ دستگاه $Ax = b$ را به دستگاه $Rx = c$ تبدیل کنیم که دو دستگاه هم ارز باشند (جواب یکسانی داشته باشند) و R یک ماتریس مثلثی باشد. واضح است که اگر R ماتریسی پایین/بالامثلثی باشد با جای گذاری پیشرو/پسرو به جواب می رسیم. قرارداد: ماتریس افزوده^۸ متناظر با دستگاه $Ax = b$ ، ماتریسی است به صورت زیر

$$S = [A \ b] = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & a_{1,n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & a_{n,n+1} \end{bmatrix}$$

که در آن برای $i = 1, \dots, n$ داریم $a_{i,n+1} = b_i$ و منظور از R_i سطر i ام ماتریس S است.

تعریف ۱.۵ عملیات زیر به اعمال سطری مقدماتی معروف هستند.

- ضرب یک سطر در عددی مخالف صفر $(R_i \leftarrow \lambda R_i)$

^۵ backward substitution

^۶ Gaussian elimination method

^۷ elementary row operations

^۸ augmented matrix

• تعویض دو سطر با هم $(R_i \leftrightarrow R_j)$

• افزودن مضربی از یک سطر به سطر دیگر $(R_i \leftarrow R_i + \lambda R_j)$

تذکر ۲.۵ انجام این اعمال روی سطرهای ماتریس S متناظر با اعمال آن روی معادلات دستگاه $Ax = b$ است. با اعمال تعداد متناهی اعمال سطری مقدماتی، ماتریس S به ماتریس \tilde{S} تبدیل می شود که هم/ارز هستند (دستگاه معادلات نظیر آن ها جواب یکسان دارند).

حال می توان روش حذف گاوسی را در الگوریتم زیر خلاصه کرد. الگوریتم روش حذف گاوسی

• ورودی. ماتریس افروده $S = [A \ b]_{n \times n+1}$

• خروجی. ماتریس افروده $S = [U \ c]_{n \times n+1}$ که در آن U ماتریسی بالا مثلثی است

(۱) قرار دهید $j = 1$

(۲) ای r ($j \leq r \leq n$) پیدا کنید که $a_{rj} \neq 0$. اگر چنین r ای یافت نشد متوقف شوید مسئله جواب یکتا ندارد

(۳) اگر $r \neq j$ آن گاه انجام دهید $R_r \leftrightarrow R_j$

(۴) برای $i = j + 1, \dots, n$ قرار دهید $l_{ij} = \frac{a_{ij}}{a_{jj}}$ و انجام دهید $R_i \leftarrow R_i - l_{ij} R_j$

(۵) قرار دهید $j = j + 1$ و اگر $j < n$ به گام ۲ بروید

تعریف ۲.۵ در این الگوریتم، گام ۲ به محورگیری^۹ و عنصر a_{rj} به عنصر محوری^{۱۰} معروف است.

تذکر ۳.۵ چون در هر تکرار از روش حذف گاوسی اعمال سطری مقدماتی انجام می شود بنابراین داریم

$$\det A = \det A^{(1)} = (-1)^{m_1} \det A^{(2)} = (-1)^{m_1} (-1)^{m_2} \det A^{(3)} = \dots \\ = (-1)^{m_1} \dots (-1)^{m_n} \det A^{(n)}$$

که در آن برای $j = 2, \dots, n$ خواهیم داشت

$$m_j = \begin{cases} 1 & \text{اگر در گام } 3 \text{ تکرار } (j-1) \text{ ام جابجایی سطر داشته باشیم} \\ 0 & \text{در غیر این صورت} \end{cases}$$

به ویژه

$$\det A = (-1)^{m_1} \dots (-1)^{m_n} \det A^{(n)} = (-1)^{m_1} \dots (-1)^{m_n} \det U = \\ (-1)^{m_1} \dots (-1)^{m_n} u_{11} u_{22} \dots u_{nn}.$$

^۹pivoting
^{۱۰}pivot element

مثال ۱.۵ دستگاه داده شده را با روش حذف گاوسی و جای گذاری پسرو حل کنید.

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - x_3 + x_4 = 1 \\ x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 1 \\ \quad \quad x_2 + x_3 - x_4 = -1 \\ x_1 - x_2 - x_3 - x_4 = -1 \end{cases}$$

ماتریس افزوده عبارت است از

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

و برای $j = 1$ داریم $r = 1$ زیرا $a_{11} = 1 \neq 0$. بنابراین

$$l_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}} = \frac{1}{1} = 1, \quad R_2 \leftarrow R_2 - R_1$$

$$l_{41} = \frac{a_{41}}{a_{11}} = \frac{1}{1} = 1, \quad R_4 \leftarrow R_4 - R_1$$

پس داریم

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & -2 & 0 & -2 & -2 \end{bmatrix}$$

و برای $j = 2$ داریم $r = 3$ زیرا $a_{32} = 1 \neq 0 = a_{22}$ بنابراین با انجام $R_3 \leftrightarrow R_2$ داریم

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & -2 & 0 & -2 & -2 \end{bmatrix}$$

و $l_{42} = \frac{a_{42}}{a_{32}} = \frac{-2}{2} = -1$ و با انجام $R_4 \leftarrow R_4 + 2R_3$ خواهیم داشت

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -4 & -4 \end{bmatrix}.$$

در آخر برای $j = 3$ داریم $r = 3$ زیرا $a_{33} = 2 \neq 0$. حال $l_{43} = \frac{a_{43}}{a_{33}} = \frac{2}{2} = 1$ و با انجام عمل $R_4 \leftarrow R_4 - R_3$ داریم

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & -4 \end{bmatrix}.$$

به کمک جای گذاری پسرو داریم

$$\begin{cases} x_4 = \frac{-4}{-2} = 2 \\ x_3 = \frac{1}{2}(0 + 2x_4) = 2 \\ x_2 = \frac{1}{2}(-1 - x_3 + x_4) = -1 \\ x_1 = \frac{1}{2}(1 - x_2 + x_3 - x_4) = 2 \end{cases}$$

△

تذکر ۴.۵ با شمارش اعمال ممیز شناور، ثابت می شود حجم عملیات الگوریتم حذف گاوسی و جای گذاری پسرو/پیشرو به ترتیب از مرتبه $O(n^2)$ و $O(n^2)$ است (n بعد ماتریس A است).

با توجه به مثال هایی که در ادامه خواهند آمد، باید روش حذف گاوسی با جای گذاری پسرو با حساب ممیز شناور را با احتیاط کامل به کار برد.

مثال ۲.۵ با این فرض که ماشین حسابی با دقت ۳S در اختیار است، می خواهیم به کمک روش حذف گاوسی با جای گذاری پسرو جواب دستگاه داده شده را به دست آوریم.

$$\begin{cases} E_1 : 0.000100x_1 + 1.00x_2 = 1.00 \\ E_2 : 1.00x_1 + 1.00x_2 = 2.00 \end{cases}$$

با عمل سطری مقدماتی $E_2 \leftarrow E_2 - \frac{1.00}{0.000100}E_1$ خواهیم داشت

$$\begin{cases} E_1 : 0.000100x_1 + 1.00x_2 = 1.00 \\ E_2 : -10000x_2 = -10000 \end{cases}$$

و به کمک جای گذاری پسرو داریم

$$\begin{cases} x_2 \simeq 1.00 \\ x_1 \simeq \frac{1.00 - 1.00 \times 1.00}{0.000100} = 0.00 \end{cases}$$

که با مقایسه با جواب واقعی دستگاه با دقت ۴D یعنی $x_1 = 1.0001$ و $x_2 = 0.9999$ ، متوجه می شویم درصد خطای نسبی x_1 زیاد است. علت آن است که در محاسبه x_2 خطایی به اندازه 0.0001 مرتکب شده ایم و در محاسبه

x_1 این عدد در ضریب $\frac{1/00}{0/000100} = 1000$ ضرب می شود (تقسیم به عدد کوچک) و باعث می شود خطایی نزدیک به ۱ واحد در محاسبه x_1 تولید شود. اما چاره کار آن است که از محورگیری جزئی^{۱۱} استفاده کنیم. در این نوع محورگیری باید گام ۲ الگوریتم روش حذف گاوسی به صورت زیر تغییر یابد.

(۲) ای r ای $(j \leq r \leq n)$ پیدا کنید که $|a_{rj}| = \max_{j \leq k \leq n} |a_{rk}|$. اگر $a_{rj} = 0$ متوقف شوید مسئله جواب یکتا ندارد

پس در این مثال برای $j = 1$ خواهیم داشت $r = 2$ و با انجام $R_2 \leftrightarrow R_1$ داریم

$$\begin{cases} E_1 : & 1/00x_1 + 1/00x_2 = 2/00 \\ E_2 : & 0/000100x_1 + 1/00x_2 = 1/00 \end{cases}$$

سپس به کمک عمل سطری مقدماتی $E_2 \leftarrow E_2 - \frac{0/000100}{1/00}E_1$ خواهیم داشت

$$\begin{cases} E_1 : & 1/00x_1 + 1/00x_2 = 2/00 \\ E_2 : & 1/00x_2 = 1/00 \end{cases}$$

با جای گذاری پسرو به دست می آوریم $x_1 \simeq 1/00$ و $x_2 \simeq 1/00$. \triangle

مثال هایی وجود دارند که نشان می دهند محورگیری جزئی مشکل ناپایداری روش حذف گاوسی را برطرف نمی کند و باید از سایر روش ها مانند محورگیری جزئی مقیاس شده (محورگیری جزئی وزنی)^{۱۲} استفاده کرد. اما چون در عمل بیشتر مواقع مشکل ناپایداری روش حذف گاوسی با همان محورگیری جزئی برطرف می شود می توان روش حذف گاوسی با محورگیری جزئی را یک روش پایدار دانست.

۲.۱.۵ روش حذفی گاوس-جردن

قبل از آن که به معرفی این روش بپردازیم، توجه داریم که اگر $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ ماتریسی قطری باشد یعنی داشته باشیم

$$A = \text{diag}[a_{11}, \dots, a_{nn}] = \begin{bmatrix} a_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & a_{nn} \end{bmatrix}$$

^{۱۱} partial pivoting

^{۱۲} scaled partial pivoting

آن گاه از $Ax = b$ نتیجه می شود

$$\begin{cases} E_1 : a_{11}x_1 & = b_1 \\ E_2 : & a_{22}x_2 & = b_2 \\ \vdots & & \vdots \\ E_n : & a_{nn}x_n & = b_n \end{cases}$$

و از آن جا خواهیم داشت

$$x_i = \frac{b_i}{a_{ii}}, \quad i = 1, \dots, n.$$

به وضوح شرط لازم و کافی برای وجود جواب در این حالت آن است که درایه های قطری A مخالف صفر باشند. اما ایده روش حذفی گاوس-جردن^{۱۳} آن است که به کمک اعمال سطری مقدماتی دستگاه $Ax = b$ را به دستگاه $Dx = c$ تبدیل کنیم که دو دستگاه هم ارز باشند (جواب یکسانی داشته باشند) و D یک ماتریس قطری باشد. مراحل این روش در الگوریتم زیر خلاصه شده است. الگوریتم روش حذفی گاوس-جردن

• ورودی. ماتریس افزوده $S = [A \ b]_{n \times n+1}$

• خروجی. ماتریس افزوده $S = [D \ c]_{n \times n+1}$ که در آن D ماتریسی قطری است

(۱) قرار دهید $j = 1$

(۲) r ای $(j \leq r \leq n)$ پیدا کنید که $a_{rj} \neq 0$. اگر چنین r ای یافت نشد متوقف شوید مسئله جواب یکتا ندارد

(۳) اگر $r \neq j$ آن گاه انجام دهید $R_r \leftrightarrow R_j$

(۴) برای $i = j+1, \dots, n$ قرار دهید $l_{ij} = \frac{a_{ij}}{a_{jj}}$ و انجام دهید $R_i \leftarrow R_i - l_{ij}R_j$

(۵) قرار دهید $j = j+1$ و اگر $j < n$ به گام ۲ بروید

(۶) اگر $a_{jj} = 0$ متوقف شوید مسئله جواب یکتا ندارد

(۷) برای $i = 1, \dots, j-1$ قرار دهید $l_{ij} = \frac{a_{ij}}{a_{jj}}$ و انجام دهید $R_i \leftarrow R_i - l_{ij}R_j$

(۸) قرار دهید $j = j-1$ و اگر $j > 1$ به گام ۶ بروید

مثال ۳.۵ دستگاه داده شده را با روش حذفی گاوس-جردن حل کنید.

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - x_3 + x_4 = 1 \\ x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 1 \\ x_2 + x_3 - x_4 = -1 \\ x_1 - x_2 - x_3 - x_4 = -1 \end{cases}$$

ماتریس افزوده عبارت است از

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

و برای $j = 1$ داریم $r = 1$ زیرا $a_{11} = 1 \neq 0$. بنابراین

$$l_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}} = \frac{1}{1} = 1, \quad R_2 \leftarrow R_2 - R_1$$

$$l_{31} = \frac{a_{31}}{a_{11}} = \frac{0}{1} = 0, \quad R_3 \leftarrow R_3$$

$$l_{41} = \frac{a_{41}}{a_{11}} = \frac{1}{1} = 1, \quad R_4 \leftarrow R_4 - R_1$$

پس داریم

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & -2 & 0 & -2 & -2 \end{bmatrix}$$

و برای $j = 2$ داریم $r = 3$ زیرا $a_{32} = 1 \neq 0 = a_{22}$ و با انجام $R_2 \leftrightarrow R_3$ داریم

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & -2 & 0 & -2 & -2 \end{bmatrix}$$

و در نتیجه

$$l_{32} = \frac{a_{32}}{a_{22}} = \frac{0}{1} = 0, \quad R_3 \leftarrow R_3$$

$$l_{42} = \frac{a_{42}}{a_{22}} = \frac{-2}{1} = -2, \quad R_4 \leftarrow R_4 + 2R_2$$

بنابراین

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -4 & -4 \end{bmatrix}.$$

در آخر برای $j = 3$ داریم $r = 3$ زیرا $a_{33} = 2 \neq 0$. پس

$$l_{43} = \frac{a_{43}}{a_{33}} = \frac{2}{2} = 1, \quad R_4 \leftarrow R_4 - R_3$$

و در نتیجه

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & -4 \end{bmatrix}.$$

حال چون $a_{44} = -2 \neq 0$ بنابراین

$$\begin{aligned} l_{34} &= \frac{a_{34}}{a_{44}} = \frac{-2}{-2} = 1, & R_3 &\leftarrow R_3 - R_4 \\ l_{24} &= \frac{a_{24}}{a_{44}} = \frac{-1}{-2} = \frac{1}{2}, & R_2 &\leftarrow R_2 - \frac{1}{2}R_4 \\ l_{14} &= \frac{a_{14}}{a_{44}} = \frac{1}{-2} = -\frac{1}{2}, & R_1 &\leftarrow R_1 + \frac{1}{2}R_4 \end{aligned}$$

و داریم

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & -4 \end{bmatrix}.$$

سپس چون $a_{33} = 2 \neq 0$ با انجام اعمال

$$\begin{aligned} l_{23} &= \frac{a_{23}}{a_{33}} = \frac{1}{2}, & R_2 &\leftarrow R_2 - \frac{1}{2}R_3 \\ l_{13} &= \frac{a_{13}}{a_{33}} = \frac{-1}{2} = -\frac{1}{2}, & R_1 &\leftarrow R_1 + \frac{1}{2}R_3 \end{aligned}$$

خواهیم داشت

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & -4 \end{bmatrix}.$$

در آخر چون $a_{22} = 1 \neq 0$ با انجام عمل

$$l_{12} = \frac{a_{12}}{a_{22}} = \frac{1}{1} = 1, \quad R_1 \leftarrow R_1 - R_2$$

داریم

$$S = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & -4 \end{bmatrix}$$

در پایان خواهیم داشت

$$x_1 = \frac{2}{1} = 2, \quad x_2 = \frac{-1}{1} = -1, \quad x_3 = \frac{4}{2} = 2, \quad x_4 = \frac{-4}{-2} = 2.$$

△

تذکر ۵.۵ همانند روش حذف گاوسی، هنگام کار با حساب ممیز شناور باید در روش حذفی گاوس-جردن نیز از محورگیری مناسبی استفاده کرد.

تذکر ۶.۵ روش حذفی گاوس-جردن به جای گذاری پسرو/پیشرو نیازی ندارد و حجم عملیات آن دو برابر روش حذف گاوسی است و به همین دلیل در عمل برای حل دستگاه، کمترین آن استفاده می شود و با توجه به فرآیند زیر بیشتر برای یافتن وارون ماتریس از آن استفاده می شود. اگر B وارون ماتریس $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ باشد آن گاه از $AB = I$ خواهیم داشت

$$A[B_1 \ B_2 \ \cdots \ B_n] = [e_1 \ e_2 \ \cdots \ e_n]$$

و از آن جا

$$AB_i = e_i, \quad i = 1, \dots, n$$

و اگر این n دستگاه را با روش حذفی گاوس-جردن حل کنیم ستون های B مشخص می شوند. اما چون ماتریس ضرایب این n دستگاه یکسان است، در عمل به کمک اعمال سطری مقدماتی ماتریس افزوده $[A \ I]$ را در صورت امکان به ماتریس افزوده $[I \ B]$ تبدیل می کنیم.

مثال ۴.۵ آیا ماتریس داده شده وارون پذیر است؟

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix}$$

ابتدا ماتریس افزوده ای به صورت

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 4 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 5 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

ساخته و روش گاوس-جردن را دنبال می کنیم. با صفرسازی دایره های زیر قطر ستون اول داریم

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & -2 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -4 & -3 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

سپس داریه‌های زیر قطر ستون دوم را صفر کرده، خواهیم داشت

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & -2 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -2 & 1 \end{array} \right]$$

△

چون ادامه کار امکان پذیر نیست، ماتریس داده شده وارون پذیر نیست.

مثال ۵.۵ وارون ماتریس داده شده را بیابید.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

ابتدا ماتریس افزوده‌ای به صورت

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

ساخته و داریه‌های زیر قطر ستون اول را صفر کرده، خواهیم داشت

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 2 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 3 & 1 & 1 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

سپس داریه‌های زیر قطر ستون دوم را صفر کرده، داریم

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 2 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & -1 & 1 & 1 \end{array} \right]$$

سطر سوم را به ۳ تقسیم کرده سپس داریه‌های بالای قطر ستون سوم را صفر کرده، خواهیم داشت

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & -3 & 0 & -\frac{4}{3} & \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} \\ 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{array} \right]$$

حال سطر دوم را به ۳- تقسیم کرده سپس داریه بالای قطر ستون دوم را صفر کرده، خواهیم داشت

$$\left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -\frac{2}{9} & \frac{5}{9} & -\frac{1}{9} \\ 0 & 1 & 0 & \frac{4}{9} & -\frac{1}{9} & \frac{2}{9} \\ 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{array} \right]$$

△

۳.۱.۵ تجزیه مثلثی

تعریف ۳.۵ فرض کنید ماتریس A را به صورت $A = LU$ تجزیه کرده باشیم. اگر L ماتریسی پایین مثلثی و U ماتریسی بالامثلثی باشد چنین تجزیه‌ای به تجزیه مثلثی^{۱۴} معروف است.

قضیه ۱.۵ اگر در اعمال روش حذف گاوسی بر روی دستگاه $Ax = b$ نیازی به جابجایی سطر نباشد آنگاه برای ماتریس A یک تجزیه مثلثی به صورت $A = LU$ موجود است که در آن

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & & & 0 \\ l_{21} & \ddots & & & \\ \vdots & \ddots & \ddots & & \\ l_{n1} & \cdots & l_{n,n-1} & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots \\ 0 & & & a_{nn}^{(n)} \end{bmatrix}.$$

تذکر ۷.۵ اگر تجزیه مثلثی ماتریس ضرایب دستگاه $Ax = b$ به صورت $A = LU$ در دسترس باشد آنگاه داریم $LUx = b$. از حل دستگاه $Ly = b$ با جای‌گذاری پیشرو y را به دست آورده سپس x از حل دستگاه $Ux = y$ با جای‌گذاری پسرو تعیین می‌شود. همچنین $\det A = \det L \det U = \det U$.

مثال ۶.۵ با انجام اعمال $E_4 \leftarrow E_4 + E_1$, $E_3 \leftarrow E_3 - 3E_1$, $E_2 \leftarrow E_2 - 2E_1$, $E_4 \leftarrow E_4 + E_1$, $E_3 \leftarrow E_3 - 4E_2$ و $E_4 \leftarrow E_4 + 3E_2$ بر روی دستگاه

$$\begin{cases} E_1 : & x_1 + x_2 + 3x_4 = 4 \\ E_2 : & 2x_1 + x_2 - x_3 + x_4 = 1 \\ E_3 : & 3x_1 - x_2 - x_3 + 2x_4 = -3 \\ E_4 : & -x_1 + 2x_2 + 3x_3 - x_4 = 4 \end{cases}$$

خواهیم داشت

$$\begin{cases} E_1 : x_1 + x_2 + 3x_4 = 4 \\ E_2 : -x_2 - x_3 - 5x_4 = -7 \\ E_3 : 3x_3 + 13x_4 = 13 \\ E_4 : -13x_4 = -13 \end{cases}$$

بنابراین

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 3 \\ 2 & 1 & -1 & 1 \\ 3 & -1 & -1 & 2 \\ -1 & 2 & 3 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ 3 & 4 & 1 & 0 \\ -1 & -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & -1 & -5 \\ 0 & 0 & 3 & 13 \\ 0 & 0 & 0 & -13 \end{bmatrix} = LU$$

بنابراین $\det(A) = \det(U) = 1 \times -1 \times 3 \times -13 = 39$ و برای حل دستگاه

$$Ax = LUx = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ 3 & 4 & 1 & 0 \\ -1 & -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & -1 & -5 \\ 0 & 0 & 3 & 13 \\ 0 & 0 & 0 & -13 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ -3 \\ 4 \end{bmatrix}$$

ابتدا دستگاه

$$Ly = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ 3 & 4 & 1 & 0 \\ -1 & -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ -3 \\ 4 \end{bmatrix}$$

را با جای گذاری پیشرو حل کرده داریم

$$\begin{aligned} y_1 &= 4, & y_2 &= 1 - 2y_1 = -7, \\ y_3 &= -3 - 3y_1 - 4y_2 = 13, & y_4 &= 4 + y_1 + 3y_2 = -13. \end{aligned}$$

سپس از حل دستگاه

$$Ux = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & -1 & -5 \\ 0 & 0 & 3 & 13 \\ 0 & 0 & 0 & -13 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ -7 \\ 13 \\ -13 \end{bmatrix}$$

باجای گذاری پسر و خواهیم داشت

$$\begin{aligned}x_4 &= 1, & x_3 &= 13 - 13x_4 = 0, \\x_2 &= 7 - x_3 - 5x_4 = 2, & x_1 &= 4 - x_2 - 3x_4 = -1.\end{aligned}$$

△

تعریف ۴.۵ یک زیرماتریس اصلی^{۱۵} از ماتریس $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ ماتریسی به صورت زیر است

$$\begin{bmatrix} a_{i_1, i_1} & a_{i_1, i_2} & \cdots & a_{i_1, i_k} \\ a_{i_2, i_1} & a_{i_2, i_2} & \cdots & a_{i_2, i_k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i_k, i_1} & a_{i_k, i_2} & \cdots & a_{i_k, i_k} \end{bmatrix}$$

که در آن $1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_k \leq n$ و $1 \leq k \leq n$. هم چنین یک زیرماتریس اصلی پیشرو^{۱۶} مرتبه k ($1 \leq k \leq n$) از ماتریس $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ ماتریسی به صورت زیر است

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kk} \end{bmatrix}.$$

قضیه ۲.۵ (تجزیه مثلثی) فرض کنید $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ ماتریسی وارون پذیر باشد. A تجزیه ای یکتا به صورت $A = LU$ دارد که در آن L ماتریسی پایین مثلثی با درایه های قطری ۱ و U ماتریسی بالا مثلثی است اگر و فقط اگر تمام زیرماتریس های اصلی پیشرو A وارون پذیر باشند.

نتیجه ۱.۲.۵ تحت شرایط قضیه ۲.۵ ماتریس A تجزیه ای یکتا به صورت

$$A = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ l_{21} & \ddots & & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ l_{n1} & \cdots & l_{n,n-1} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} d_{11} & & & \\ & d_{22} & & \\ & & \ddots & \\ \circ & & & d_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & u_{n-1,n} \\ \circ & & & 1 \end{bmatrix} = LDU$$

^{۱۵} principal submatrix

^{۱۶} leading principal submatrix

دارد و به علاوه اگر A ماتریسی متقارن باشد آنگاه

$$A = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ l_{21} & \ddots & & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ l_{n1} & \cdots & l_{n,n-1} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} d_{11} & & & \\ & d_{22} & & \\ & & \ddots & \\ \circ & & & d_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & l_{21} & \cdots & l_{n1} \\ & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & l_{n,n-1} \\ \circ & & & 1 \end{bmatrix} = LDL^T.$$

در ادامه قصد داریم مسئله تجزیه مثلثی را به طور مستقیم مورد بررسی قرار دهیم.

فرض کنید ماتریس $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ داده شده باشد و بخواهیم ماتریس پایین مثلثی $L = [l_{ij}]_{n \times n}$ و ماتریس بالامثلثی $U = [u_{ij}]_{n \times n}$ را چنان بیابیم که $A = LU$. بنابراین باید داشته باشیم

$$\begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} & & \circ \\ \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & \cdots & l_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{11} & \cdots & u_{1n} \\ & \ddots & \vdots \\ \circ & & u_{nn} \end{bmatrix}$$

که از آن جا n^2 معادله به شکل

$$a_{ij} = \sum_{p=1}^{\min\{i,j\}} l_{ip}u_{pj}, \quad i, j = 1, \dots, n$$

به دست می آید که در آن $n^2 + n$ مجهول (درایه های L و U) ظاهر شده است. با قرار دادن $l_{ii} = 1$ برای $i = 1, \dots, n$ ، تعداد مجهولات به n^2 مجهول کاهش یافته، خواهیم داشت

$$\begin{cases} u_{ij} = a_{ij} - \sum_{p=1}^{i-1} l_{ip}u_{pj}, & 1 \leq i \leq j \leq n \\ l_{ij} = \frac{1}{u_{jj}} \left(a_{ij} - \sum_{p=1}^{j-1} l_{ip}u_{pj} \right), & 1 \leq j < i \leq n \end{cases} \quad (1.5)$$

دولیتل^{۱۷}، طرز استفاده از (۱.۵) را به طور ماهرانه ای در الگوریتم زیر خلاصه کرده است. الگوریتم تجزیه مثلثی دولیتل

• ورودی. ماتریس $A = [a_{ij}]_{n \times n}$

• خروجی. ماتریس بالامثلثی $U = [u_{ij}]_{n \times n}$ و ماتریس پایین مثلثی $L = [l_{ij}]_{n \times n}$ با درایه های قطری ۱ به طوری که $A = LU$

(۱) برای $i = 1, \dots, n$ قرار دهید $l_{ii} = 1$

(۲) برای $k = 1, \dots, n$ گام های ۳ و ۴ را تکرار کنید

$$u_{kj} = a_{kj} - \sum_{p=1}^{k-1} l_{kp} u_{pj} \quad \text{برای } j = k, \dots, n \quad (3)$$

$$l_{ik} = \frac{1}{u_{kk}} \left(a_{ik} - \sum_{p=1}^{k-1} l_{ip} u_{pk} \right) \quad \text{برای } i = k+1, \dots, n \quad (4)$$

در این الگوریتم به ازای هر k ابتدا عناصر u_{kk}, \dots, u_{kn} محاسبه شده و سپس عناصر $l_{k+1,k}, \dots, l_{nk}$ به دست می آیند. کروت^{۱۸} به طریقی مشابه اما متفاوت، نحوه استفاده از (۱.۵) را به این صورت تغییر داد که ابتدا عناصر u_{1k}, \dots, u_{kk} محاسبه شده و سپس عناصر $l_{k+1,k}, \dots, l_{nk}$ به دست می آیند. این کار هنرمندانه در الگوریتم زیر خلاصه شده است. الگوریتم تجزیه مثلثی کروت

• ورودی. ماتریس $A = [a_{ij}]_{n \times n}$

• خروجی. ماتریس بالامثلثی $U = [u_{ij}]_{n \times n}$ و ماتریس پایین مثلثی $L = [l_{ij}]_{n \times n}$ با درایه های قطری ۱ به طوری که $A = LU$

(۱) برای $i = 1, \dots, n$ قرار دهید $l_{ii} = 1$

(۲) برای $j = 1, \dots, n$ گام های ۳ و ۴ را تکرار کنید

(۳) برای $i = 1, \dots, j$ قرار دهید $u_{ij} = a_{ij} - \sum_{p=1}^{i-1} l_{ip} u_{pj}$

(۴) برای $i = j+1, \dots, n$ قرار دهید $l_{ij} = \frac{1}{u_{jj}} \left(a_{ij} - \sum_{p=1}^{j-1} l_{ip} u_{pj} \right)$

مثال ۷.۵ با دنبال کردن مراحل هریک از دو الگوریتم، به راحتی تجزیه مثلثی ماتریس

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & -2 & 4 & 0 \\ 1 & 2 & 5 & -1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

به صورت زیر به دست می آید.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & -2 & 4 & 0 \\ 1 & 2 & 5 & -1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & -2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & -4 & 1 & -4 \\ 0 & 0 & 2 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & -9 \end{bmatrix} = LU$$

تذکر ۸.۵ هنگام کار با حساب ممیز شناور باید از محورگیری مناسب استفاده کرد. همچنین به سادگی می توان نشان داد حجم عملیات تجزیه مثلثی دولیتل (کروت) $O(n^3)$ است.

تعریف ۵.۵ ماتریس $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ را غالب قطری سطری^{۱۹} گویند هرگاه

$$|a_{ii}| \geq \sum_{i \neq j=1}^n |a_{ij}|, \quad i = 1, \dots, n$$

و اگر برابری برقرار نباشد به آن غالب قطری سطری اکید^{۲۰} گفته می شود. از این به بعد منظور از غالب قطری (اکید) همان غالب قطری سطری (اکید) است.

مثال ۸.۵ یک ماتریس غالب قطری اکید و B یک ماتریس غالب قطری است.

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -5 & 1 & -2 \\ -1 & 0 & 6 & 3 \\ 1 & -3 & -4 & 10 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 & 0 \\ 3 & -5 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -1 \\ 1 & -2 & 0 & 4 \end{bmatrix}.$$

△

قضیه ۳.۵ فرض کنید $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ یک ماتریس غالب قطری اکید باشد. A وارون پذیر است، روش حذف گاوسی را می توان روی هر دستگاه خطی با ماتریس ضرایب A بدون نیاز به جابجایی سطر اعمال نمود و محاسبات نسبت به رشد خطای گرد کردن پایدار است.

۲.۵ روش های تکراری

روش های تکراری بر خلاف روش های مستقیم روندی نامتناهی دارند و حتی اگر خطای گرد کردن هم وجود نداشته باشد، جواب تقریبی تولید می کنند. هم گرایی و حجم عملیات دو معیار برای مقایسه این روش ها است. اما برای تعریف هم گرایی به مفاهیمی چون نرم^{۲۱}، فاصله^{۲۲} و غیره نیاز است.

۱.۲.۵ نرم برداری و ماتریسی

تعریف ۶.۵ یک نرم برداری روی \mathbb{R}^n تابعی مانند $\|\cdot\|$ از \mathbb{R}^n به توی \mathbb{R} با خواص زیر است

^{۱۹} row diagonally dominant

^{۲۰} strictly row diagonally dominant

^{۲۱} norm

^{۲۲} distance

آ- به ازای هر x در \mathbb{R}^n داشته باشیم $\|x\| \geq 0$

ب- $\|x\| = 0$ اگر و فقط اگر $x = 0$

پ- به ازای هر x در \mathbb{R}^n و به ازای هر α در \mathbb{R} داشته باشیم $\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$

ت- (نابرابری مثلثی) به ازای هر x و y در \mathbb{R}^n داشته باشیم $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

و اگر از $\|x\| = 0$ نتیجه نشود $x = 0$ آن گاه $\|\cdot\|$ را نیم-نرم^{۲۳} نامند. پس از تعریف نرم، بلافاصله می توان فاصله بین دو بردار x و y در \mathbb{R}^n را به صورت $\|x - y\|$ تعریف کرد.

مثال ۹.۵ فرض کنید $x = [x_i]_{n \times 1}$ برداری در \mathbb{R}^n باشد. توابع

$$\begin{cases} \|x\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}, & 1 \leq p < \infty \\ \|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i| \end{cases}$$

نرم های برداری متداولی روی \mathbb{R}^n هستند. $\|\cdot\|_p$ به نرم p ، $\|\cdot\|_2$ به نرم اقلیدسی^{۲۴} و $\|\cdot\|_\infty$ به نرم ماکزیمم (نرم یکنواخت)^{۲۵} معروف هستند. \triangle

تعریف ۷.۵ فرض کنید $\{x^{(k)}\}_{k=1}^\infty$ دنباله ای از بردارهای \mathbb{R}^n و x برداری در \mathbb{R}^n باشد. x را حد دنباله $\{x^{(k)}\}_{k=1}^\infty$ نامیده و می نویسیم $x = \lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k)}$ هرگاه

$$\lim_{k \rightarrow \infty} x_i^{(k)} = x_i, \quad i = 1, \dots, n$$

که در آن $x = [x_i]_{n \times 1}$ و $x^{(k)} = [x_i^{(k)}]_{n \times 1}$. با توجه به ارتباط تناتنگ حد برداری و حد اسکالری، بررسی برقراری خواصی نظیر منحصر به فرد بودن حد، خاصیت خطی داشتن حد و غیره چندان سخت نیست.

قضیه ۴.۵ با این فرض که $\lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k)} = x$ و $\lim_{k \rightarrow \infty} y^{(k)} = y$ به ازای هر دو اسکالر دل خواه α و β داریم

$$\lim_{k \rightarrow \infty} (\alpha x^{(k)} + \beta y^{(k)}) = \alpha x + \beta y.$$

شایان توجه است که بسیاری از خواص حد در \mathbb{R} را می توان به \mathbb{R}^n تعمیم داد (مشابه قضیه اخیر) ولی بعضی از احکام مانند قضیه فشار (ساندویچ) قابل تعمیم نیستند و در این راستا تعریف زیر راه گشا است.

تعریف ۸.۵ دنباله $\{x^{(k)}\}_{k=1}^\infty$ از بردارهای در \mathbb{R}^n هم گرا به بردار x در \mathbb{R}^n نسبت به نرم برداری $\|\cdot\|$ گفته می شود و می نویسیم

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x^{(k)} - x\| = 0$$

^{۲۳}semi-norm

^{۲۴}Euclidean norm

^{۲۵}maximum norm (uniform norm)

هرگاه به ازای هر $\epsilon > 0$ داده شده عدد صحیح N_ϵ چنان موجود باشد که

$$\|x^{(k)} - x\| < \epsilon, \quad \forall k \geq N_\epsilon.$$

قضیه ۵.۵ فرض کنید $\{x^{(k)}\}_{k=1}^\infty$ دنباله‌ای از بردارهای \mathbb{R}^n و x برداری در \mathbb{R}^n باشد.

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x^{(k)} - x\| = 0 \Leftrightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k)} = x$$

تعریف ۹.۵ یک نرم ماتریسی تابعی مانند $\|\cdot\|$ از $\mathbb{R}^{n \times n}$ به توی \mathbb{R} با خواص زیر است

آ- به ازای هر A در $\mathbb{R}^{n \times n}$ داشته باشیم $\|A\| \geq 0$

ب- $\|A\| = 0$ اگر و فقط اگر $A = 0$

پ- به ازای هر A در $\mathbb{R}^{n \times n}$ و به ازای هر α در \mathbb{R} داشته باشیم $\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\|$

ت- (نابرابری مثلثی) به ازای هر A و B در $\mathbb{R}^{n \times n}$ داشته باشیم $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$

مثال ۱۰.۵ فرض کنید $A = [a_{ij}]$ ماتریس دلخواهی در $\mathbb{R}^{n \times n}$ باشد. توابع

$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|, \quad \|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|, \quad \|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}^2}$$

△

نرم‌های ماتریسی متداولی روی $\mathbb{R}^{n \times n}$ هستند. $\|\cdot\|_F$ به نرم فروبنیوس^{۲۶} معروف است.

تعریف ۱۰.۵ عدد λ یک مقدار ویژه^{۲۷} برای ماتریس A نامیده می‌شود هرگاه بردار مخالف صفر x چنان وجود داشته

باشد که $Ax = \lambda x$. در این حالت x بردار ویژه^{۲۸} نظیر λ نامیده می‌شود. مجموعه‌ای که شامل تمام مقادیر ویژه

ماتریس A باشد به طیف^{۲۹} A معروف است و با $\sigma(A)$ نمایش داده می‌شود. شعاع طیفی^{۳۰} ماتریس A که با $\rho(A)$

$$\rho(A) = \max_{\lambda \in \sigma(A)} |\lambda|$$
 نمایش داده می‌شود عبارت است از

۲.۲.۵ روش‌های مبتنی بر تفکیک ماتریسی

در یک روش تکراری برای حل دستگاه معادلات خطی $Ax = b$ ، ابتدا دستگاهی معادل به صورت $x = Tx + c$ ساخته

شده و سپس با انتخاب بردار آغازی $x^{(0)}$ دنباله‌ای از بردارها، از طرح تکراری $x^{(k)} = Tx^{(k-1)} + c$ تولید می‌شود. در

واقع با یک ماتریس T و یک بردار c ، می‌توان یک روش تکراری ساخت. بنابراین تفاوت روش‌های تکراری در ماتریس

^{۲۶}Frobenius norm

^{۲۷}eigenvalue

^{۲۸}eigenvector

^{۲۹}spectrum

^{۳۰}spectral radius

T و بردار c است. یک روش مهم برای تبدیل دستگاه $Ax = b$ به دستگاه $x = Tx + c$ ، استفاده از فن تفکیک (شکافت) ماتریس A ^{۳۱} است. برای این کار ماتریس

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

را به صورت $A = D - L - U$ تفکیک می‌کنیم که در آن $D = \text{diag}[a_{11}, \dots, a_{nn}]$ و

$$L = \begin{bmatrix} \circ & & & \circ \\ -a_{21} & \ddots & & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ -a_{n1} & \cdots & -a_{n,n-1} & \circ \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} \circ & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ & \circ & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & -a_{n-1,n} \\ \circ & & & \circ \end{bmatrix}.$$

بنابراین $Ax = b$ معادل است با $(D - L - U)x = b$ و از آن جا خواهیم داشت

$$\begin{cases} Dx = (L + U)x + b \\ (D - L)x = Ux + b \end{cases} \implies \begin{cases} x = D^{-1}(L + U)x + D^{-1}b \\ x = (D - L)^{-1}Ux + (D - L)^{-1}b \end{cases}$$

بنابراین می‌توان دو طرح تکراری به صورت زیر ساخت

$$\begin{cases} x^{(k)} = T_j x^{(k-1)} + c_j \\ x^{(k)} = T_g x^{(k-1)} + c_g \end{cases} \quad k = 1, 2, \dots$$

که در طرح تکراری اول که به روش تکراری ژاکوبی^{۳۲} معروف است $T_j = D^{-1}(L + U)$ و $c_j = D^{-1}b$ و در طرح تکراری دوم که به روش تکراری گاوس-سیدل^{۳۳} معروف است $T_g = (D - L)^{-1}U$ و $c_g = (D - L)^{-1}b$. شکل جبری این روش‌ها به صورت زیر است.

$$\begin{cases} x_i^{(k)} = \frac{b_i - \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j^{(k-1)}}{a_{ii}} \\ x_i^{(k)} = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k-1)}}{a_{ii}} \end{cases} \quad i = 1, 2, \dots, n \quad k = 1, 2, \dots$$

تذکر ۹.۵ برای آن‌که این روش‌ها خوش تعریف باشند باید برای $i = 1, \dots, n$ داشته باشیم $a_{ii} \neq 0$.

^{۳۱}matrix splitting

^{۳۲}Jacobi iterative method

^{۳۳}Gauss-Seidel iterative method

k	۱	۲	۳	۴	۵
$x_1^{(k)}$	۰/۶۰۰۰	۱/۰۴۷۳	۰/۹۳۲۶	۱/۰۱۵۲	۰/۹۸۹۰
$x_2^{(k)}$	۲/۲۷۲۷	۱/۷۱۵۹	۲/۰۵۳۰	۱/۹۵۳۷	۲/۰۱۱۴
$x_3^{(k)}$	-۱/۱۰۰۰	-۰/۸۰۵۲	-۱/۰۴۹۳	-۰/۹۶۸۱	-۱/۰۱۰۳
$x_4^{(k)}$	۱/۸۷۵۰	۰/۸۸۵۲	۱/۱۳۰۹	۰/۹۷۳۹	۱/۰۲۱۴

جدول ۱.۵: تکرارهای روش ژاکوبی

تذکر ۱۰.۵ یکی از شرایط زیر را می توان به عنوان شرط توقف روش های تکراری برگزید.

$$\|x^{(k)} - x^{(k-1)}\| < \epsilon, \quad \frac{\|x^{(k)} - x^{(k-1)}\|}{\|x^{(k)}\|} < \epsilon, \quad \|r^{(k)} = Ax^{(k)} - b\| < \epsilon, \quad k \leq K$$

مثال ۱۱.۵ / ابتدا دستگاه

$$\begin{cases} 10x_1 - x_2 + 2x_3 = 6 \\ -x_1 + 11x_2 - x_3 + 3x_4 = 25 \\ 2x_1 - x_2 + 10x_3 - x_4 = -11 \\ 3x_2 - x_3 + 8x_4 = 15 \end{cases}$$

را به صورت زیر بازنویسی می کنیم.

$$\begin{cases} x_1 = \frac{3}{5} + \frac{1}{10}x_2 - \frac{1}{5}x_3 \\ x_2 = \frac{25}{11} + \frac{1}{11}x_1 + \frac{1}{11}x_3 - \frac{3}{11}x_4 \\ x_3 = -\frac{11}{10} - \frac{1}{5}x_1 + \frac{1}{10}x_2 + \frac{1}{10}x_4 \\ x_4 = \frac{15}{8} - \frac{3}{8}x_2 + \frac{1}{8}x_3 \end{cases}$$

اگر بخواهیم روش تکراری ژاکوبی را به کار ببریم به صورت زیر اندیس گذاری می کنیم.

$$\begin{cases} x_1^{(k)} = \frac{3}{5} + \frac{1}{10}x_2^{(k-1)} - \frac{1}{5}x_3^{(k-1)} \\ x_2^{(k)} = \frac{25}{11} + \frac{1}{11}x_1^{(k-1)} + \frac{1}{11}x_3^{(k-1)} - \frac{3}{11}x_4^{(k-1)} \\ x_3^{(k)} = -\frac{11}{10} - \frac{1}{5}x_1^{(k-1)} + \frac{1}{10}x_2^{(k-1)} + \frac{1}{10}x_4^{(k-1)} \\ x_4^{(k)} = \frac{15}{8} - \frac{3}{8}x_2^{(k-1)} + \frac{1}{8}x_3^{(k-1)} \end{cases}$$

به ازای بردار آغازی $x^{(0)} = [0 \ 0 \ 0 \ 0]^T$ پنج تکرار از این روش در جدول ۱.۵ آمده است. اگر بخواهیم روش تکراری گاوس-سیدل را به کار ببریم به صورت زیر اندیس گذاری می کنیم.

$$\begin{cases} x_1^{(k)} = \frac{3}{5} + \frac{1}{10}x_2^{(k-1)} - \frac{1}{5}x_3^{(k-1)} \\ x_2^{(k)} = \frac{25}{11} + \frac{1}{11}x_1^{(k)} + \frac{1}{11}x_3^{(k-1)} - \frac{3}{11}x_4^{(k-1)} \\ x_3^{(k)} = -\frac{11}{10} - \frac{1}{5}x_1^{(k)} + \frac{1}{10}x_2^{(k)} + \frac{1}{10}x_4^{(k-1)} \\ x_4^{(k)} = \frac{15}{8} - \frac{3}{8}x_2^{(k)} + \frac{1}{8}x_3^{(k)} \end{cases}$$

△

به ازای بردار آغازی $x^{(0)} = [0 \ 0 \ 0 \ 0]^T$ پنج تکرار از این روش در جدول ۲.۵ آمده است.

k	۱	۲	۳	۴	۵
$x_1^{(k)}$	۰/۶۰۰۰	۱/۰۳۰۰	۱/۰۰۶۵	۱/۰۰۰۹	۱/۰۰۱۰
$x_2^{(k)}$	۲/۳۲۷۲	۲/۰۳۷۰	۲/۰۰۳۶	۲/۰۰۰۳	۲/۰۰۰۰
$x_3^{(k)}$	-۰/۹۸۷۳	-۱/۰۱۴۰	-۱/۰۰۲۵	-۱/۰۰۰۳	-۱/۰۰۰۰
$x_4^{(k)}$	۰/۸۷۸۹	۰/۹۸۴۴	۰/۹۹۸۳	۰/۹۹۹۹	۱/۰۰۰۰

جدول ۲.۵: تکرارهای روش گاوس-سیدل

مثال ۱۲.۵ نتایج مثال قبل دلالت بر آن دارد که روش تکراری گاوس-سیدل بهتر از روش تکراری ژاکوبی است. گرچه این مطلب در بیشتر حالات درست است ولی روش گاوس-سیدل در حل دستگاه زیر شکست می خورد (با بردار آغازی $x^{(0)} = [0 \ 0 \ 0 \ 0]^T$ تا ۲۵ تکرار هم تقریب خوبی تولید نمی کند) حال آن که روش ژاکوبی خیلی زود هم گرا می شود (بررسی کنید)

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 - 2x_3 = 7 \\ x_1 + x_2 + x_3 = 2 \\ 2x_1 + 2x_2 + x_3 = 5 \end{cases}$$

△

قضیه ۶.۵ برای هر بردار $x^{(0)}$ در \mathbb{R}^n دنباله $\{x^{(k)}\}_{k=1}^{\infty}$ تولیدشده از طرح تکراری

$$x^{(k)} = Tx^{(k-1)} + c, \quad k = 1, 2, \dots$$

به جواب یکتای معادله $x = Tx + c$ هم گرا است اگر و فقط اگر $\rho(T) < 1$.

قضیه ۷.۵ اگر برای یک نرم ماتریسی طبیعی داشته باشیم $\|T\| < 1$ و c بردار دلخواهی در \mathbb{R}^n باشد آن گاه دنباله

$\{x^{(k)}\}_{k=1}^{\infty}$ تولیدشده توسط

$$x^{(k)} = Tx^{(k-1)} + c, \quad k = 1, 2, \dots$$

به ازای هر $x^{(0)}$ در \mathbb{R}^n به برداری مثل x در \mathbb{R}^n هم گرا است و به علاوه کرانهای زیر برقرارند.

$$\begin{cases} \|x - x^{(k)}\| \leq \|T\|^k \|x - x^{(0)}\| \\ \|x - x^{(k)}\| \leq \frac{\|T\|^k}{1 - \|T\|} \|x^{(1)} - x^{(0)}\| \end{cases}$$

قضیه ۸.۵ اگر A ماتریسی غالب قطری اکید در $\mathbb{R}^{n \times n}$ باشد، آنگاه روش‌های ژاکوبی و گاوس-سیدل به ازای هر بردار آغازی $x^{(0)}$ در \mathbb{R}^n هم‌گرا هستند.

تذکر ۱۱.۵ با توجه به قضیه قبل به نظر می‌رسد بهتر است برای حل دستگاهی مانند

$$\begin{cases} x_1 + 4x_2 - 2x_3 = 1 \\ x_1 + x_2 + 4x_3 = -2 \\ -5x_1 + 2x_2 + x_3 = 3 \end{cases}$$

ابتدا آن را به صورت

$$\begin{cases} -5x_1 + 2x_2 + x_3 = 3 \\ x_1 + 4x_2 - 2x_3 = 1 \\ x_1 + x_2 + 4x_3 = -2 \end{cases}$$

بازنویسی کرده و سپس به کمک روش‌های ژاکوبی یا گاوس-سیدل آن را حل کنیم.

۳.۵ آنالیز خطا

به نظر می‌رسد که اگر \tilde{x} جواب تقریبی دستگاه $Ax = b$ باشد و نرم بردار باقی‌مانده نظیر یعنی $\|r\| = \|b - A\tilde{x}\|$ کوچک باشد آنگاه $\|x - \tilde{x}\|$ هم کوچک باشد ولی دستگاه‌هایی وجود دارند که این خاصیت برای آن‌ها برقرار نیست.

مثال ۱۳.۵ دستگاه

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1/0001 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 3/0001 \end{bmatrix}$$

دارای جواب واقعی $x = [1 \ 1]^T$ است و بردار باقی‌مانده نظیر تقریب ضعیف $\tilde{x} = [3 \ 0]^T$ به قرار زیر است

$$r = b - A\tilde{x} = \begin{bmatrix} 3 \\ 3/0001 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1/0001 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ -0/0002 \end{bmatrix}.$$

کوچک بودن نرم بردار باقی‌مانده یعنی $\|r\|_\infty = 0/0002$ دلیلی بر خوب بودن تقریب نیست زیرا $\|x - \tilde{x}\|_\infty = 2$.

قضیه ۹.۵ در نظر بگیرید که A ماتریسی وارون‌پذیر، \tilde{x} جواب تقریبی دستگاه $Ax = b$ و r بردار باقی‌مانده نظیر \tilde{x} باشد. آنگاه به ازای هر نرم طبیعی داریم

$$\|x - \tilde{x}\| \leq \|r\| \|A^{-1}\|$$

و اگر $x \neq 0 \neq b$ آنگاه

$$\frac{1}{\|A\| \|A^{-1}\| \|b\|} \|r\| \leq \frac{\|x - \tilde{x}\|}{\|x\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|r\|}{\|b\|}.$$

تعریف ۱۱.۵ عدد وضعیت^{۳۴} ماتریس وارون پذیر A نسبت به نرم $\|\cdot\|$ به صورت زیر تعریف می شود

$$\kappa(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$$

و اگر A ماتریسی وارون پذیر نباشد قرار می دهیم $\kappa(A) = \infty$.

تذکر ۱۲.۵ برای هر ماتریس وارون پذیر دل خواه A و هر نرم ماتریسی طبیعی داریم $\kappa(A) \geq 1$ زیرا

$$1 = \|I\| = \|AA^{-1}\| \leq \|A\| \|A^{-1}\| = \kappa(A).$$

تذکر ۱۳.۵ با توجه به تعریف عدد وضعیت، نابرابری های قضیه قبل به صورت زیر بازنویسی می شوند

$$\|x - \tilde{x}\| \leq \kappa(A) \frac{\|r\|}{\|A\|}$$

و اگر $x \neq 0 \neq b$ آن گاه

$$\frac{1}{\kappa(A)} \frac{\|r\|}{\|b\|} \leq \frac{\|x - \tilde{x}\|}{\|x\|} \leq \kappa(A) \frac{\|r\|}{\|b\|}.$$

بنابراین مسئله $Ax = b$ خوش وضع است هرگاه $\kappa(A)$ به ۱ نزدیک باشد و هر چه $\kappa(A)$ از ۱ دورتر باشد مسئله بدوضع تر خواهد شد.

مثال ۱۴.۵ در مثال قبل داریم

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1/5000 & 2 \end{bmatrix}$$

که برای آن $\|A\|_{\infty} = 3/5000$ چندان بزرگ نیست ولی برای

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} -10000 & 10000 \\ 5000/5 & -5000 \end{bmatrix}$$

داریم $\|A^{-1}\|_{\infty} = 20000$ و از آن جا $\kappa(A) = 3/5000 \times 20000 = 60002$. \triangle

این بخش را با قضیه ای در رابطه با اثر اختلالات جزیی داده های ورودی، روی جواب دستگاه $Ax = b$ به پایان می رسانیم.

قضیه ۱۵.۵ فرض کنید A ماتریسی وارون پذیر، $b \neq 0$ و $x \neq 0$ جواب دستگاه $Ax = b$ باشد. اگر بردار سمت راست و ماتریس ضرایب را به صورت $b + \delta b$ و $A + \delta A$ مختل کرده باشیم و \tilde{x} جواب نظیر باشد یعنی $(A + \delta A)\tilde{x} = b + \delta b$ و

$$\|\delta A\| < \frac{1}{\|A^{-1}\|}$$

$$\frac{\|x - \tilde{x}\|}{\|x\|} \leq \frac{\kappa(A) \|A\|}{\|A\| - \kappa(A) \|\delta A\|} \left(\frac{\|\delta b\|}{\|b\|} + \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \right)$$

تمرین

۱. فرض کنید ماشین حسابی با دقت ۴S در اختیار است. به کمک روش حذف گاوسی با جای گذاری پسر و دستگاه داده شده را یک بار بدون محورگیری جزئی و یک بار با محورگیری جزئی حل کنید.

$$\begin{cases} E_1 : 0.003000x_1 + 59.14x_2 = 59.17 \\ E_2 : 5.291x_1 - 6.130x_2 = 46.78 \end{cases}$$

۲. با این فرض که یک ماشین حساب با دقت ۳S در اختیار داریم، دستگاه داده شده را یک بار با محورگیری جزئی و یک بار بدون آن حل کنید.

$$\begin{cases} E_1 : 2.11x_1 - 4.21x_2 + 0.921x_3 = 2.01 \\ E_2 : 4.01x_1 + 10.2x_2 - 1.12x_3 = -3.09 \\ E_3 : 1.09x_1 + 0.987x_2 + 0.832x_3 = 4.21 \end{cases}$$

جواب واقعی عبارت است از $x_1 = -0.428$, $x_2 = 0.427$, $x_3 = 5.11$

۳. در روش حذف گاوسی با محورگیری جزئی برای ماتریس $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 8 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ در پایان روش کدام است؟ الف) ۱ (ب) ۰ (ج) -۱ (د) ۲

۴. جواب دستگاه $Ax = b$ کدام گزینه است اگر بدانیم ماتریس A پس از اینکه سطرهای دوم، سوم و چهارم را به ترتیب با $\frac{1}{5}$ برابر، -۲ برابر و ۱ برابر سطر اول جمع کرده و سپس سطر چهارم را با -۲ برابر سطر دوم

و $\frac{1}{5}$ برابر سطر سوم جمع کنیم به ماتریس $\begin{bmatrix} 3 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1/5 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 2/5 \end{bmatrix}$ تبدیل شود و $b = \begin{bmatrix} 6 \\ 0 \\ 15 \\ 1 \end{bmatrix}$ الف) $\begin{bmatrix} 2 & 72 & -146 & 248 \\ 0 & 5 & 0 & 0 \end{bmatrix}^t$ (ب) $\begin{bmatrix} 0 & 2 & -1 & 4 \end{bmatrix}^t$ (ج) $\begin{bmatrix} 4 & -1 & 2 & 0 \end{bmatrix}^t$ (د) $\begin{bmatrix} 248 & -146 & 72 & 2 \\ 0 & 5 & 0 & 0 \end{bmatrix}^t$

۵. در تجزیه LU ماتریس $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 8 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ کدام گزینه درست است؟ الف) $L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ (ب) $L =$

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{(ج)} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

۶. دستگاه معادلات خطی زیر را در نظر بگیرید.

$$\begin{cases} 6ax_1 + 3ax_2 + 2ax_3 = 1 \\ x_1 - 3ax_2 + 4x_3 = 2 \\ x_1 + x_2 - 2ax_3 = 3 \end{cases}$$

(الف) به ازای چه مقادیری از a در روش حذف گاوسی با محورگیری جزئی نیازی به جابجایی سطر نیست؟
(ب) به ازای $a = 2$ چند تکرار روش گاوس-سیدل لازم است تا با انتخاب بردار آغازی صفر جوابی با دقت $2D$ به دست آوریم؟

$$7. \text{ در تجزیه LU ماتریس } \begin{bmatrix} 2 & -4 & 1 \\ 1 & 1 & 4 \\ 3 & 1 & -3 \end{bmatrix} \text{ مقدار } u_{33} \text{ کدام است؟ (الف) } \frac{7}{4} \quad \text{(ب) } -\frac{7}{4} \quad \text{(ج) } -\frac{28}{3} \quad \text{(د) } \frac{28}{3}$$

$$8. \text{ فرض کنید } A = LU \text{ که در آن } L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 1 \end{bmatrix} \text{ و } U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0.5 & 5 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \text{ مقدار } \det A \text{ کدام است؟}$$

(الف) ۳ (ب) -۳ (ج) -۱ (د) ۱

۹. کدامیک از گزینه‌های زیر در مورد روش حذف گاوسی برای حل دستگاه مربعی $Ax = b$ نادرست است؟

(الف) اگر $a_{11} = 0$ ، این روش را نمی‌توان به کار برد. (ب) بدون استفاده از محورگیری جزئی ممکن است جواب‌های حاصل از این روش دقیق نباشند. (ج) اگر خطای گرد کردن وجود نداشته باشد، این روش جواب دقیق را به دست می‌دهد. (د) ماتریس بالامثلثی حاصل از این روش به بردار سمت راست b بستگی ندارد.

۱۰. دستگاه خطی زیر را در نظر بگیرید. دترمینان ماتریس ضرایب را به کمک تجزیه LU به دست آورید.

$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 - 6x_3 = -2 \\ 8x_1 + x_2 - x_3 = 13 \\ x_1 - 5x_2 - x_3 = -8 \end{cases}$$

پس از اعمال شرایط کافی برای همگرایی، $X^{(3)}$ را با استفاده از روش گاوس-سیدل، با نقطه شروع $X^{(0)} = (1 \ 0 \ 1)^T$ به دست آورید. (محاسبات با دو رقم اعشار دنبال شوند). $\|T_G\|_\infty$ را حساب کنید. T_G ماتریس تکرار روش گاوس-سیدل در قسمت قبل است.)

۱۱. دستگاه معادلات خطی زیر را در نظر بگیرید.

$$\begin{cases} x_1 + 4x_2 - 2x_3 = -2 \\ x_1 + x_2 + 4x_3 = 1 \\ 5x_1 - x_2 + 2x_3 = 2 \end{cases}$$

با جابجایی معادلات، دستگاه را به دستگاهی تبدیل کنید که روش گاوس-سیدل برای تعیین جواب تقریبی آن همواره همگرا باشد و سپس نتایج سه گام از این روش (یعنی $X^{(1)}$ ، $X^{(2)}$ و $X^{(3)}$) را با تقریب اولیه $X^{(0)} = (0, 0, 0)^T$ به دست آورید.

۱۲. دستگاه معادلات خطی زیر را در نظر بگیرید.

$$\begin{cases} 7x_1 + 4x_2 - 2x_3 = 1 \\ x_1 - 6x_2 + 4x_3 = -1 \\ 5x_1 - x_2 + 8x_3 = -2 \end{cases}$$

چند تکرار روش ژاکوبی با بردار آغازی صفر لازم است تا جوابی با خطایی کمتر از 10^{-4} به دست آید؟
چند تکرار روش گاوس-سیدل با بردار آغازی صفر لازم است تا جوابی با خطایی کمتر از 10^{-4} به دست آید؟

۱۳. دستگاه معادلات زیر را در نظر بگیرید

$$\begin{cases} 3x_1 - x_2 + x_3 = 1, \\ 2x_1 + ax_2 + x_3 = 2, \\ x_1 - x_2 + 3x_3 = -1. \end{cases}$$

الف) به ازای چه مقادیری از a در روش حذف گاوسی با محورگیری جزئی، نیازی به جابجایی سطر نیست.
ب) به ازای چه مقادیری از a ، همگرایی روش گاوس-سایدل به ازای هر جواب اولیه $X^{(0)}$ تضمین شده است.
ج) به ازای $a = 4$ دو تکرار روش ژاکوبی را با جواب اولیه $X^{(0)} = [0, 0, 0]^T$ به دست آورید (محاسبات با چهار رقم بامعنا).

۱۴. دستگاه معادلات زیر را در نظر بگیرید

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 4x_3 = 39, \\ 10x_1 - x_2 + x_3 = 10, \\ 2x_1 + 20x_2 - x_3 = 21. \end{cases}$$

الف) جواب دستگاه فوق را به کمک روش حذف گاوسی با محورگیری جزئی به دست آورید.
ب) دو تکرار روش ژاکوبی را با بردار اولیه $X^{(0)} = [0, 0, 0]^T$ به دست آورید.
ج) با چه تغییری در دستگاه داده شده می توان از همگرایی روش گاوس-سیدل با هر بردار اولیه مطمئن بود؟

فصل ۶

حل عددی معادلات دیفرانسیل عادی

معادله $y' = f(x, y)$ یک معادله دیفرانسیل عادی (معمولی) مرتبه اول نامیده می‌شود و در آن $f(x, y)$ یک تابع حقیقی دو متغیره است که به ازای هر x در $[a, b]$ و تمامی y های حقیقی تعریف شده است (فرض می‌شود $y = y(x)$ تابعی حقیقی تعریف شده بر $[a, b]$ باشد). این معادله همراه با شرط $y(a) = \alpha$ ($y(x_0) = y_0$) که به شرط اولیه معروف است را یک مسئله مقدار اولیه^۱ می‌نامند.

مثال ۱.۶ مسئله مقدار اولیه

$$\begin{cases} y' = 1 + x \sin(xy), & x \in [0, 2], \\ y(0) = 0, \end{cases}$$

را در نظر بگیرید. با آن که ثابت می‌شود (به [۲] مراجعه شود) این مسئله مقدار اولیه جواب یکتا دارد، ولی به کمک روش‌های معمول نمی‌توان آن را به دست آورد. \triangle

به دلیل مشکلات موجود در حل تحلیلی چنین مسایلی (عدم وجود جواب تحلیلی یا پیچیدگی حل تحلیلی)، به بررسی روش‌های حل عددی آن‌ها می‌پردازیم. در این راستا قصد داریم در این فصل ابتدا روش بسط تیلور و روش‌های رانگ-کوتا را معرفی کرده و در آخر، این روش‌ها را برای حل دستگاه معادلات دیفرانسیل مرتبه اول و معادلات دیفرانسیل مرتبه بالاتر به کار گیریم.

در این روش‌ها پس از اختیار نمودن عدد کوچک h (اندازه گام) و با فرض $x_0 = a$ ، به ازای $i = 0, 1, 2, \dots$ قرار می‌دهیم $x_i = x_0 + ih$. سپس y_i به عنوان تقریبی از $y(x_i)$ در نظر گرفته می‌شود. واضح است که تفاوت این روش‌ها در نحوه ساختن y_i است. به شکل ۱.۶ توجه کنید.

۱.۶ روش بسط تیلور

به کمک بسط تیلور می‌توان نوشت

$$y(x_{i+1}) = y(x_i + h) = y(x_i) + hy'(x_i) + \frac{h^2}{2!}y''(x_i) + \dots + \frac{h^p}{p!}y^{(p)}(x_i) + \frac{h^{p+1}}{(p+1)!}y^{(p+1)}(\xi) \quad (1.6)$$

initial value problem (IVP)^۱

شکل ۱.۶: تعبیر هندسی حل عددی معادلات دیفرانسیل

که در آن ξ بین x_i و x_{i+1} قرار دارد. اگر $y' = f(x, y)$ را به صورت دقیق تر $y' = f(x, y(x))$ بنویسیم آن گاه

$$y''(x) = \frac{d}{dx}(y'(x)) = \frac{d}{dx}f(x, y) = \frac{dx}{dx} \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{dy}{dx} \frac{\partial f}{\partial y} = f_x + y' f_y = f_x + f f_y.$$

حال با فرض $f^{(0)}(x, y) = f(x, y)$ اگر برای $r \geq 1$ تعریف کنیم

$$f^{(r)}(x, y) = f_x^{(r-1)}(x, y) + f(x, y) f_y^{(r-1)}(x, y)$$

آن گاه با استقرا روی r می توان ثابت نمود $y^{(r+1)}(x) = f^{(r)}(x, y(x))$. بنابراین (۱.۶) را می توان به صورت زیر بازنویسی کرد

$$y(x_{i+1}) = y(x_i) + h f(x_i, y(x_i)) + \frac{h^2}{2!} f^{(1)}(x_i, y(x_i)) + \dots + \frac{h^p}{p!} f^{(p-1)}(x_i, y(x_i)) + \frac{h^{p+1}}{(p+1)!} f^{(p)}(\xi, y(\xi)).$$

صرف نظر از جمله باقیمانده، روش تیلور مرتبه p به صورت زیر خواهد بود

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + h f(x_i, y_i) + \frac{h^2}{2!} f^{(1)}(x_i, y_i) + \dots + \frac{h^p}{p!} f^{(p-1)}(x_i, y_i), & i = 0, 1, 2, \dots \\ y_0 = \alpha \end{cases}$$

عیب اصلی این روش محاسبه $f^{(r)}(x, y)$ است. به عنوان مثال برای $r = 2$ داریم

$$f^{(2)} = f_x^{(1)} + f f_y^{(1)} = f_{xx} + 2 f f_{xy} + f^2 f_{yy} + (f_x + f f_y) f_y.$$

مثال ۲.۶ به کمک روش تیلور و با انتخاب $h = 0.1$ تقریبی با دقت $4D$ از $y(0.5)$ برای مسئله داده شده ارائه دهید.

$$y' = x + y, \quad y(0) = 1$$

داریم

$$\begin{aligned} y' &= x + y, & y'' &= 1 + y' = 1 + x + y, \\ y''' &= 1 + y' = 1 + x + y, & y^{(4)} &= 1 + y' = 1 + x + y = y^{(5)} = \dots \end{aligned}$$

بنابراین به ازای $i = 0, 1, 2, 3, \dots$ خواهیم داشت

$$y(x_{i+1}) \simeq y_{i+1} = y_i + h(x_i + y_i) + \frac{h^2}{2!}(1 + x_i + y_i) + \frac{h^3}{3!}(1 + x_i + y_i) + \frac{h^4}{4!}(1 + x_i + y_i) + \dots$$

حال برای $i = 0, 1, 2, \dots$ قرار می‌دهیم $x_i = \frac{i}{10}$. به عنوان نمونه با انتخاب پنج جمله (روش تیلور مرتبه چهار) از عبارت اخیر خواهیم داشت

$$y_{i+1} = 0.00517 + 0.10517x_i + 1.10517y_i, \quad i = 0, 1, \dots$$

و از آن جا داریم

$$y_1 = 1.11034, \quad y_2 = 1.24280, \quad y_3 = 1.39971, \quad y_4 = 1.57364, \quad y_5 = 1.79743.$$

از طرفی جواب واقعی این مسئله $y(x) = 2e^x - x - 1$ است و بنابراین $y(0.5) = 1.79744$ و در نتیجه خطایی حدود 0.00001 مرتکب شده‌ایم. \triangle

مثال ۳.۶ برای معادله $y' = \frac{1}{1+y^2}$ با شرط اولیه $y(0) = 1$ داریم

$$f(x, y) = \frac{1}{1+y^2}, \quad f^{(1)}(x, y) = f_x + f_y y' = \frac{-2y}{(1+y^2)^2}, \quad f^{(2)}(x, y) = \frac{2(5y^2 - 1)}{(1+y^2)^3}$$

بنابراین برای $p = 3$ خواهیم داشت

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + \frac{h}{1+y_i^2} + \frac{h^2}{2!} \frac{-2y_i}{(1+y_i^2)^2} + \frac{h^3}{3!} \frac{2(5y_i^2 - 1)}{(1+y_i^2)^3}, & i = 0, 1, \dots, \\ y_0 = 1. \end{cases}$$

\triangle

تذکر ۱.۶ در روش تیلور مرتبه p هر چه p بزرگ‌تر باشد دقت روش بیش‌تر است (خطا از مرتبه $O(h^{p+1})$ است) ولی محاسبه جملات $f^{(r)}(x, y)$ برای $r = 1, 2, 3, \dots, p$ ممکن است بسیار مشکل و زمان‌گیر باشد؛ برای پرهیز از این مشکل به روش‌های اویلر و رانگ-کوتا پناه می‌بریم.

۲.۶ روش اویلر

روش اویلر همان روش تیلور مرتبه یک با خطایی از مرتبه $O(h)$ بوده و طرح تفاضلی آن به صورت زیر است

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + hf(x_i, y_i), & i = 0, 1, \dots, \\ y(x_0) = \alpha. \end{cases}$$

x_i	y_i	$y(x_i)$	$ y_i - y(x_i) $
۰/۰	۰/۵۰۰۰۰۰۰۰	۰/۵۰۰۰۰۰۰۰	۰/۰۰۰۰۰۰۰۰
۰/۲	۰/۸۰۰۰۰۰۰۰	۰/۸۲۹۲۹۸۶	۰/۰۲۹۲۹۸۶
۰/۴	۱/۱۵۲۰۰۰۰۰	۱/۲۱۴۰۸۷۷	۰/۰۶۲۰۸۷۷
۰/۶	۱/۵۵۰۴۰۰۰	۱/۶۴۸۹۴۰۶	۰/۰۹۸۵۴۰۶
۰/۸	۱/۹۸۸۴۸۰۰	۲/۱۲۷۲۲۹۵	۰/۱۳۸۷۴۹۵
۱/۰	۲/۴۵۸۱۷۶۰	۲/۶۴۰۸۵۹۱	۰/۱۸۲۶۸۳۱
۱/۲	۲/۹۴۹۸۱۱۲	۳/۱۷۹۹۴۱۵	۰/۲۳۰۱۳۰۳
۱/۴	۳/۴۵۱۷۷۳۴	۳/۷۳۲۴۰۰۰	۰/۲۸۰۶۲۶۶
۱/۶	۳/۹۵۰۱۲۸۱	۴/۲۸۳۴۸۳۸	۰/۳۳۳۳۵۵۷
۱/۸	۴/۴۲۸۱۵۳۸	۴/۸۱۵۱۷۶۳	۰/۳۸۷۰۲۲۵
۲/۰	۴/۸۶۵۷۸۴۵	۵/۳۰۵۴۷۲۰	۰/۴۳۹۶۸۷۴

جدول ۱.۶: مقایسه روش اویلر با جواب واقعی

مثال ۴.۶ برای حل مسئله

$$\begin{cases} y' = y - x^2 + 1, & x \in [0, 2], \\ y(0) = 0.5, \end{cases}$$

فاصله $[0, 2]$ را به ده قسمت مساوی تقسیم کرده و به کمک روش اویلر مقادیر تقریبی y_1, \dots, y_{10} را مشخص کنید. با انتخاب $n = 10$ داریم $h = \frac{b-a}{n} = \frac{2-0}{10} = 0.2$ و بنابراین به ازای $i = 0, 1, \dots, 10$ خواهیم داشت $x_i = x_0 + ih = 0.2i$ از طرفی چون $y_{i+1} = y_i + hf(x_i, y_i) = y_i + h(y_i - x_i^2 + 1)$ پس طرح تکراری به صورت زیر به دست می آید

$$\begin{cases} y_{i+1} = 1.2y_i - 0.08i^2 + 0.2, & i = 0, 1, \dots, 9, \\ y_0 = y(0) = 0.5. \end{cases}$$

جواب های تقریبی به دست آمده با جواب واقعی $y(x) = (x+1)^2 - 0.5e^x$ در جدول ۱.۶ مقایسه شده اند. چون h چندان کوچک نیست خطاها رضایت بخش نیستند.

△

۳.۶ روش های رانگ-کوتا

حدود ۱۰۰ سال پیش دو ریاضیدان آلمانی به نام های رانگ^۲ و کوتا^۳ برای حل معادلات دیفرانسیل معمولی روشی ارایه دادند که نیازی به محاسبه مشتق های y نداشته و تنها با ارزیابی $f(x, y)$ جواب های تقریبی خوبی تولید می کند. روش

^۲ C. Runge
^۳ M. W. Kutta

x_i	$y(x_i)$	RK2	خطا
۰/۰۰۰	۰/۵۰۰	۰/۵۰۰	۰/۰۰۰
۰/۲۰۰	۰/۸۲۹	۰/۸۲۶	۰/۰۰۳
۰/۴۰۰	۱/۲۱۴	۱/۲۰۷	۰/۰۰۷
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
۱/۰۰۰	۲/۶۴۱	۲/۶۱۸	۰/۰۲۳
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
۲/۰۰۰	۵/۳۰۵	۵/۲۳۳	۰/۰۷۲

جدول ۲.۶: مقایسه نتایج روش اوایلر اصلاح شده (RK2) با جواب دقیق

رانگ-کوتای r مرحله‌ای یک طرح تفاضلی است که برای محاسبه y_{i+1} باید f در r نقطه ارزیابی شود. جهت شناخت بهتر این روش‌ها، ابتدا طرح تفاضلی رانگ-کوتای دو مرحله‌ای (RK2) را بررسی می‌کنیم. RK2 همانند روش تیلور مرتبه دو است که خطایی از مرتبه $O(h^2)$ دارد و در آن برای $i = 0, 1, \dots$ قرار می‌دهیم

$$\begin{cases} K_1 = hf(x_i, y_i), \\ K_2 = hf(x_i + h, y_i + K_1), \\ y_{i+1} = y_i + \frac{1}{2}(K_1 + K_2) \end{cases}$$

و یا

$$y_{i+1} = y_i + \frac{h}{2}(f(x_i, y_i) + f(x_i + h, y_i + hf(x_i, y_i))).$$

روش رانگ-کوتای دو مرحله‌ای به روش اوایلر اصلاح شده (تعمیم یافته - تغییر یافته - ترمیم یافته)^۴ نیز معروف است.

مثال ۵.۶ مسئله زیر را در نظر بگیرید.

$$\begin{cases} y' = y - x^2 + 1, & x \in [0, 2], \\ y(0) = 0.5. \end{cases}$$

با انتخاب $n = 10$ خواهیم داشت $h = 0.2$ و برای $i = 0, 1, 2, \dots, 10$ داریم $x_i = 0.2i$. طرح تفاضلی اوایلر اصلاح شده به صورت زیر ساده می‌شود

$$y_{i+1} = 1/22 y_i - 0/0088 i^2 - 0/008 i + 0/216.$$

△

نتایج در جدول ۲.۶ آورده شده است.

x_i	$y(x_i)$	RK4	خطا
۰/۰۰۰۰۰۰۰۰	۰/۵۰۰۰۰۰۰۰	۰/۵۰۰۰۰۰۰۰	۰/۰۰۰۰۰۰۰۰
۰/۲۰۰۰۰۰۰۰	۰/۸۲۹۲۹۸۶	۰/۸۲۹۲۹۳۳	۰/۰۰۰۰۰۰۵۳
۰/۴۰۰۰۰۰۰۰	۱/۲۱۴۰۸۷۷	۱/۲۱۴۰۷۶۲	۰/۰۰۰۰۰۱۱۴
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
۱/۰۰۰۰۰۰۰۰	۲/۶۴۰۸۵۹۱	۲/۶۴۰۸۲۲۷	۰/۰۰۰۰۰۳۶۴
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
۲/۰۰۰۰۰۰۰۰	۵/۳۰۵۴۷۲۰	۵/۳۰۵۳۶۳۰	۰/۰۰۰۰۱۰۸۹

جدول ۳.۶: روش رانگ-کوتای چهار مرحله‌ای

طرح تفاضلی رانگ-کوتای چهار مرحله‌ای (RK4) که خطای آن از مرتبه $O(h^4)$ است، از دیگر روش‌های پرکاربرد رانگ-کوتا بوده و در آن برای $i = 0, 1, 2, \dots$ قرار می‌دهیم

$$\begin{cases} K_1 = hf(x_i, y_i), \\ K_2 = hf(x_i + \frac{h}{4}, y_i + \frac{K_1}{4}), \\ K_3 = hf(x_i + \frac{h}{4}, y_i + \frac{K_2}{4}), \\ K_4 = hf(x_i + h, y_i + K_3), \\ y_{i+1} = y_i + \frac{1}{4}(K_1 + 2K_2 + 2K_3 + K_4). \end{cases}$$

مثال ۶.۶ با به کار بردن طرح تفاضلی رانگ-کوتای چهار مرحله‌ای بر روی مسئله

$$\begin{cases} y' = y - x^2 + 1, & x \in [0, 2], \\ y(0) = 0.5, \end{cases}$$

△

و با انتخاب $n = 10$ ، نتایج جدول ۳.۶ به دست می‌آید.

۴.۶ دستگاه معادلات دیفرانسیل مرتبه اول

یک دستگاه معادلات دیفرانسیل مرتبه اول به صورت کلی

$$\begin{cases} x'_1(t) = f_1(t, x_1(t), \dots, x_n(t)), & x_1(t_0) = x_{10} \\ \vdots & \vdots \\ x'_n(t) = f_n(t, x_1(t), \dots, x_n(t)), & x_n(t_0) = x_{n0} \end{cases}$$

است که در آن مشتق نسبت به متغیر مستقل t است و $x_1(t), \dots, x_n(t)$ توابع مجهول بر حسب متغیر مستقل t هستند و x_{10}, \dots, x_{n0} مقادیر اولیه هستند.

مثال ۷.۶ به عنوان نمونه در زیر یک دستگاه معادلات دیفرانسیل مرتبه اول 2×2 غیرخطی (سمت چپ) و یک دستگاه معادلات دیفرانسیل مرتبه اول 3×3 خطی (سمت راست) ارائه شده است.

$$\begin{cases} x'(t) = y^2(t), & x(0) = 0 \\ y'(t) = -x(t), & y(0) = 1 \end{cases} \quad \begin{cases} x'_1(t) = x_2(t) - x_3(t) + t, & x_1(0) = 1 \\ x'_2(t) = 3t^2, & x_2(0) = 1 \\ x'_3(t) = x_2(t) + e^{-t}, & x_3(0) = -1 \end{cases}$$

△

در ادامه با استفاده از روش‌های عددی حل معادلات دیفرانسیل مرتبه اول، روش‌هایی برای حل عددی دستگاه‌های معادلات دیفرانسیل مرتبه اول 2×2

$$\begin{cases} x'(t) = f_1(t, x(t), y(t)), & x(t_0) = x_0 \\ y'(t) = f_2(t, x(t), y(t)), & y(t_0) = y_0 \end{cases} \quad (2.6)$$

و 3×3 زیر ارائه می‌کنیم.

$$\begin{cases} x'(t) = f_1(t, x(t), y(t), z(t)), & x(t_0) = x_0 \\ y'(t) = f_2(t, x(t), y(t), z(t)), & y(t_0) = y_0 \\ z'(t) = f_3(t, x(t), y(t), z(t)), & z(t_0) = z_0 \end{cases} \quad (3.6)$$

۱.۴.۶ روش اویلر

در این روش باید روش اویلر را به طور همزمان برای تمامی معادلات دستگاه به کار ببریم. به عنوان مثال برای دستگاه 2×2 (۲.۶)، اگر مقدار تقریبی x در t_n را با x_n و مقدار تقریبی y در t_n را با y_n نمایش دهیم، دستگاه زیر به دست می‌آید

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + hf_1(t_n, x_n, y_n) \\ y_{n+1} = y_n + hf_2(t_n, x_n, y_n) \end{cases}$$

و برای دستگاه 3×3 (۳.۶)، اگر مقدار تقریبی x در t_n را با x_n ، مقدار تقریبی y در t_n را با y_n و مقدار تقریبی z در t_n را با z_n نمایش دهیم دستگاه زیر به دست می‌آید

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + hf_1(t_n, x_n, y_n, z_n) \\ y_{n+1} = y_n + hf_2(t_n, x_n, y_n, z_n) \\ z_{n+1} = z_n + hf_3(t_n, x_n, y_n, z_n) \end{cases}$$

مثال ۸.۶ در دستگاه‌های زیر به ترتیب مقادیر $x(\circ/۱)$ و $y(\circ/۱)$ را برای دستگاه ۲×۲ و $x(\circ/۲)$ ، $y(\circ/۲)$ و $z(\circ/۲)$ را برای دستگاه ۳×۳ به روش اویلر به دست آورید.

$$\begin{cases} x'(t) = y(t), & x(\circ) = \circ \\ y'(t) = -x(t), & y(\circ) = ۱ \end{cases} \quad \begin{cases} x'(t) = y(t) - z(t) + t, & x(\circ) = ۱ \\ y'(t) = -x(t), & y(\circ) = ۱ \\ z'(t) = y(t) + e^{-t}, & z(\circ) = -۱ \end{cases}$$

برای دستگاه ۲×۲ داریم $f_2(t_n, x_n, y_n) = -x_n$ و $f_1(t_n, x_n, y_n) = y_n$ بنابراین برای $h = \circ/۱$ خواهیم داشت

$$x_{n+۱} = x_n + \circ/۱ y_n, \quad y_{n+۱} = y_n - \circ/۱ x_n$$

و $f_1(t_n, x_n, y_n, z_n) = y_n - z_n + t_n$ ، $f_2(t_n, x_n, y_n, z_n) = -x_n$ و $f_3(t_n, x_n, y_n, z_n) = y_n + e^{-t_n}$ برای دستگاه ۳×۳ برقرار است و در نتیجه برای $h = \circ/۲$ داریم

$$x_{n+۱} = x_n + \circ/۲(y_n - z_n + t_n), \quad y_{n+۱} = y_n - \circ/۲ x_n, \quad z_{n+۱} = z_n + \circ/۲(y_n + e^{-t_n}).$$

پس به ازای $n = \circ$ برای دستگاه ۲×۲ نتایج زیر به دست می‌آیند

$$\begin{cases} x(\circ/۱) = x_۱ = x_\circ + \circ/۱ y_\circ = \circ + \circ/۱ = \circ/۱ \\ y(\circ/۱) = y_۱ = y_\circ - \circ/۱ x_\circ = ۱ - \circ = ۱ \end{cases}$$

و برای دستگاه ۳×۳ داریم

$$\begin{cases} x(\circ/۲) = x_\circ + \circ/۲(y_\circ - z_\circ + t_\circ) = ۱ + \circ/۲(۱ + ۱ + \circ) = ۱/۴ \\ y(\circ/۲) = y_\circ - \circ/۲ x_\circ = ۱ - \circ/۲ = \circ/۸ \\ z(\circ/۲) = z_\circ + \circ/۲(y_\circ + e^{-t_\circ}) = -۱ + (\circ/۲)(۱ + ۱) = -\circ/۹۶ \end{cases}$$

△

۲.۴.۶ روش اویلر اصلاح شده

در این جا باید روش اویلر اصلاح شده را به طور همزمان برای تمامی معادلات دستگاه به کار ببریم. به عنوان مثال برای دستگاه ۲×۲ (۲.۶)، خواهیم داشت

$$\begin{cases} x_{n+۱} = x_n + \frac{h}{\varphi} [f_1(t_n, x_n, y_n) + f_1(t_{n+۱}, x_{n+۱}^*, y_{n+۱}^*)] \\ y_{n+۱} = y_n + \frac{h}{\varphi} [f_2(t_n, x_n, y_n) + f_2(t_{n+۱}, x_{n+۱}^*, y_{n+۱}^*)] \end{cases}$$

به قسمی که $x_{n+۱}^* = x_n + hf_1(t_n, x_n, y_n)$ و $y_{n+۱}^* = y_n + hf_2(t_n, x_n, y_n)$ برای دستگاه (۳.۶)، با این فرض که $x_{n+۱}^* = x_n + hf_1(t_n, x_n, y_n, z_n)$ ، $y_{n+۱}^* = y_n + hf_2(t_n, x_n, y_n, z_n)$ ، $z_{n+۱}^* = z_n + hf_3(t_n, x_n, y_n, z_n)$ داریم

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + \frac{h}{4} [f_1(t_n, x_n, y_n, z_n) + f_1(t_{n+1}, x_{n+1}^*, y_{n+1}^*, z_{n+1}^*)] \\ y_{n+1} = y_n + \frac{h}{4} [f_2(t_n, x_n, y_n, z_n) + f_2(t_{n+1}, x_{n+1}^*, y_{n+1}^*, z_{n+1}^*)] \\ z_{n+1} = z_n + \frac{h}{4} [f_3(t_n, x_n, y_n, z_n) + f_3(t_{n+1}, x_{n+1}^*, y_{n+1}^*, z_{n+1}^*)] \end{cases}$$

مثال ۹.۶ مثال قبل را به کمک روش اویلر اصلاح شده حل کنید. برای دستگاه 2×2 داریم

$$x_{n+1} = x_n + \frac{h}{4}(y_n + y_{n+1}^*), \quad y_{n+1} = y_n + \frac{h}{4}(-x_n - x_{n+1}^*),$$

به قسمی که $x_{n+1}^* = x_n + hy_n$ و $y_{n+1}^* = y_n - hx_n$ بنابراین برای $h = 0.1$ داریم

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + 0.05[y_n + y_n - 0.1x_n] = 0.995x_n + 0.1y_n \\ y_{n+1} = y_n + 0.05[-x_n - x_n - 0.1y_n] = -0.1x_n + 0.995y_n \end{cases}$$

پس به ازای $n = 0$ برای دستگاه 2×2 نتایج زیر به دست می آیند

$$x(0.1) = 0.995x_0 + 0.1y_0 = 0.1 \quad y(0.1) = -0.1x_0 + 0.995y_0 = 0.995.$$

برای دستگاه 3×3 داریم

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + \frac{h}{4} [y_n - z_n + t_n + y_{n+1}^* - z_{n+1}^* + t_{n+1}] \\ y_{n+1} = y_n + \frac{h}{4} [-x_n - x_{n+1}^*] \\ z_{n+1} = z_n + \frac{h}{4} [y_n + e^{-t_n} + y_{n+1}^* + e^{-t_{n+1}}] \end{cases}$$

که در آن $x_{n+1}^* = x_n + h(y_n - z_n + t_n)$, $y_{n+1}^* = y_n - hx_n$, $z_{n+1}^* = z_n + h(y_n + e^{-t_n})$ برای $h = 0.2$ داریم

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + 0.1[y_n - z_n + t_n + y_n - 0.2x_n - (z_n + 0.2(y_n + e^{-t_n})) + t_{n+1}] \\ y_{n+1} = y_n + 0.1[-x_n - x_n - 0.2(y_n - z_n + t_n)] \\ z_{n+1} = z_n + 0.1[y_n + e^{-t_n} + y_n - 0.2x_n + e^{-t_{n+1}}] \end{cases}$$

پس برای دستگاه 3×3 نتایج زیر به دست می آیند.

$$\begin{cases} x(0.2) = 1 + 0.1[1 + 1 + 1 - 0.2 - (-1 + 0.4) + 0.2] = 1.36 \\ y(0.2) = 1 + 0.1(-1 - 1 - 0.4) = 0.76 \\ z(0.2) = -1 + 0.1[1 + 1 + 1 - 0.2 + e^{-0.2}] = -0.6381269247 \end{cases}$$

در این روش باید روش تیلور را به طور همزمان برای تمامی معادلات دستگاه به کار ببریم. به عنوان مثال روش تیلور مرتبه سه برای دستگاه 2×2 (۲.۶)، به صورت زیر است

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + hf_1(t_n, x_n, y_n) + \frac{h^2}{2!} f_1'(t_n, x_n, y_n) + \frac{h^3}{3!} f_1''(t_n, x_n, y_n), \\ y_{n+1} = y_n + hf_2(t_n, x_n, y_n) + \frac{h^2}{2!} f_2'(t_n, x_n, y_n) + \frac{h^3}{3!} f_2''(t_n, x_n, y_n) \end{cases}$$

که در آن $f'_t(t, x, y) = f_{1t} + f_{11}f_{1x} + f_{12}f_{1y}$, $f'_x(t, x, y) = f_{1t} + f_{11}f_{1x} + f_{12}f_{1y}$ و $f''_t(t, x, y)$ و $f''_x(t, x, y)$ به روشی مشابه به دست می‌آیند.

در این روش برای حل دستگاه 2×2 (۲.۶) داریم

$$\begin{aligned}
k_{\lambda} &= hf_{\lambda}(t_n, x_n, y_n), & l_{\lambda} &= hf_{\lambda}(t_n, x_n, y_n), \\
k_{\Upsilon} &= hf_{\lambda}(t_n + \frac{h}{\Upsilon}, x_n + \frac{k_{\lambda}}{\Upsilon}, y_n + \frac{l_{\lambda}}{\Upsilon}), & l_{\Upsilon} &= hf_{\lambda}(t_n + \frac{h}{\Upsilon}, x_n + \frac{k_{\lambda}}{\Upsilon}, y_n + \frac{l_{\lambda}}{\Upsilon}), \\
k_{\Upsilon} &= hf_{\lambda}(t_n + \frac{h}{\Upsilon}, x_n + \frac{k_{\Upsilon}}{\Upsilon}, y_n + \frac{l_{\Upsilon}}{\Upsilon}), & l_{\Upsilon} &= hf_{\lambda}(t_n + \frac{h}{\Upsilon}, x_n + \frac{k_{\Upsilon}}{\Upsilon}, y_n + \frac{l_{\Upsilon}}{\Upsilon}), \\
k_{\mathfrak{F}} &= hf_{\lambda}(t_n + h, x_n + k_{\Upsilon}, y_n + l_{\Upsilon}), & l_{\mathfrak{F}} &= hf_{\lambda}(t_n + h, x_n + k_{\Upsilon}, y_n + l_{\Upsilon}), \\
x_{n+\lambda} &= x_n + \frac{1}{\mathfrak{F}}(k_{\lambda} + \Upsilon k_{\Upsilon} + \Upsilon k_{\Upsilon} + k_{\mathfrak{F}}), & y_{n+\lambda} &= y_n + \frac{1}{\mathfrak{F}}(l_{\lambda} + \Upsilon l_{\Upsilon} + \Upsilon l_{\Upsilon} + l_{\mathfrak{F}})
\end{aligned}$$

مثال ۱۰.۶ در دستگاه زیر مقادیر $x(0/1)$ و $y(0/1)$ را به روش رانگ-کوتای چهار مرحله‌ای به دست آورید.

$$\begin{cases} x'(t) &= y(t), & x(\circ) = \circ \\ y'(t) &= -x(t), & y(\circ) = \mathfrak{I} \end{cases}$$

بنابر روش رانگ- کوتای چهار مرحله‌ای به ازای

$$\begin{aligned}
f_{\backslash}(t_n, x_n, y_n) &= y_n, & f_{\Upsilon}(t_n, x_n, y_n) &= -x_n, \\
k_{\backslash} &= \circ_{/}\backslash y_n = \circ_{/}\backslash, & l_{\backslash} &= -\circ_{/}\backslash x_n = \circ, \\
k_{\Upsilon} &= \circ_{/}\backslash(y_n + \frac{l_{\backslash}}{\Upsilon}) = \circ_{/}\backslash, & l_{\Upsilon} &= -\circ_{/}\backslash(x_n + \frac{k_{\backslash}}{\Upsilon}) = -\circ_{/}\circ\circ\Delta, \\
k_{\Upsilon} &= \circ_{/}\backslash(y_n + \frac{l_{\Upsilon}}{\Upsilon}) = \circ_{/}\circ\mathfrak{q}\mathfrak{q}\mathfrak{V}\Delta, & l_{\Upsilon} &= -\circ_{/}\backslash(x_n + \frac{k_{\Upsilon}}{\Upsilon}) = -\circ_{/}\circ\circ\Delta, \\
k_{\mathfrak{F}} &= \circ_{/}\backslash(y_n + l_{\Upsilon}) = \circ_{/}\circ\mathfrak{q}\mathfrak{q}\Delta\circ, & l_{\Upsilon} &= -\circ_{/}\backslash(x_n + k_{\Upsilon}) = -\circ_{/}\circ\circ\mathfrak{q}\mathfrak{q}\mathfrak{V}\Delta, \\
x(\circ_{/}\backslash) &= x_{\circ} + \frac{1}{\mathfrak{F}}(k_{\backslash} + \mathfrak{r}k_{\Upsilon} + \mathfrak{r}k_{\Upsilon} + k_{\mathfrak{F}}) = \circ + \frac{1}{\mathfrak{F}}(\circ_{/}\backslash + \circ_{/}\mathfrak{r} + \circ_{/}\mathfrak{r}\mathfrak{q}\mathfrak{q}\Delta\circ + \circ_{/}\circ\mathfrak{q}\mathfrak{q}\mathfrak{V}\Delta) = \circ_{/}\circ\mathfrak{q}\mathfrak{q}\mathfrak{A}\mathfrak{V}\Delta, \\
y(\circ_{/}\backslash) &= y_{\circ} + \frac{1}{\mathfrak{F}}(l_{\backslash} + \mathfrak{r}l_{\Upsilon} + \mathfrak{r}l_{\Upsilon} + l_{\mathfrak{F}}) = \mathfrak{r} + \frac{1}{\mathfrak{F}}(\circ - \circ_{/}\circ\mathfrak{r} - \circ_{/}\circ\mathfrak{r} - \circ_{/}\circ\circ\mathfrak{q}\mathfrak{q}\mathfrak{V}\Delta) = \circ_{/}\mathfrak{q}\mathfrak{q}\Delta\circ\circ\mathfrak{F}\mathfrak{r}.
\end{aligned}$$

n	o	1
k_1	$o/3$	$o/2460263322$
k_2	$o/2698666937$	$o/2216438596$
k_3	$o/2733927300$	$o/2245983115$
k_4	$o/2457293780$	$o/2021312315$
l_1	$-o/1$	$-o/5604216243$
l_2	$-o/5499375078$	$-o/3682173545$
l_3	$-o/5826343424$	$-o/3951808505$
l_4	$-o/5575854940$	$-o/2226525174$
x_{n+1}	$o/2720413709$	$o/4954816885$
y_{n+1}	$-1/57045487$	$-1/115543329$

جدول ۴.۶: نتایج روش رانگ- کوتای چهار مرحله‌ای برای یک مثال ۱۱.۶

مثال ۱۱.۶ دستگاه زیر را در بازه $[0, 2]$ با $h = 0.1$ به کمک روش رانگ- کوتای چهار مرحله‌ای حل کنید.

$$\begin{cases} x'(t) = -4x(t) - 2y(t) + \cos(t) + 4\sin(t), & x(0) = 0 \\ y'(t) = 3x(t) + y(t) - 3\sin(t), & y(0) = -1 \end{cases}$$

بنابر روش رانگ- کوتای چهار مرحله‌ای به ازای $h = 0.1$ ، $x_0 = 0$ ، $y_0 = -1$ و

$$f_1(t_n, x_n, y_n) = -4x_n - 2y_n + \cos(t_n) + 4\sin(t_n),$$

$$f_2(t_n, x_n, y_n) = x_n + y_n - 3\sin(t_n),$$

$$k_1 = 0.1[-4x_n - 2y_n + \cos(t_n) + 4\sin(t_n)],$$

$$l_1 = 0.1[x_n + y_n - 3\sin(t_n)],$$

$$k_2 = 0.1[-4(x_n + \frac{k_1}{1}) - 2(y_n + \frac{l_1}{1}) + \cos(t_n + 0.05) + 4\sin(t_n + 0.05)],$$

$$l_2 = 0.1[(x_n + \frac{k_1}{1}) + (y_n + \frac{l_1}{1}) - 3\sin(t_n + 0.05)],$$

$$k_3 = 0.1[-4(x_n + \frac{k_2}{2}) - 2(y_n + \frac{l_2}{2}) + \cos(t_n + 0.05) + 4\sin(t_n + 0.05)],$$

$$l_3 = 0.1[(x_n + \frac{k_2}{2}) + (y_n + \frac{l_2}{2}) - 3\sin(t_n + 0.05)],$$

$$k_4 = 0.1[-4(x_n + k_3 - 2(y_n + l_3) + \cos(t_n + 0.1) + 4\sin(t_n + 0.1)],$$

$$l_4 = 0.1[(x_n + k_3 + (y_n + l_3) - 3\sin(t_n + 0.1)],$$

$$x_{n+1} = x_n + \frac{1}{4}(k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4),$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{1}{4}(l_1 + 2l_2 + 2l_3 + l_4)$$

۵.۴.۶ معادلات دیفرانسیل عادی مرتبه بالاتر

معادله دیفرانسیل $y^{(n)}(t) = f(t, y(t), y'(t), \dots, y^{(n-1)}(t))$ با شرایط اولیه $y(t_0) = y_{0,1}, \dots, y^{(n-1)}(t_0) = y_{0,n}$ را می توان با تغییر متغیر $x_1(t) = y(t), x_2(t) = y'(t), \dots, x_n(t) = y^{(n-1)}(t)$ به دستگاه معادلات دیفرانسیل مرتبه اول زیر تبدیل کرد و به کمک یکی از روش های قبلی حل کرد

$$\begin{cases} x'_1(t) = x_2(t), & x_1(t_0) = y_{0,1}, \\ x'_2(t) = x_3(t), & x_2(t_0) = y_{0,2}, \\ \vdots & \vdots, \\ x'_{n-1}(t) = x_n(t), & x_{n-1}(t_0) = y_{0,n-1}, \\ x'_n(t) = f(t, x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)), & x_n(t_0) = y_{0,n}. \end{cases}$$

مثال ۱۲.۶ معادله دیفرانسیل مرتبه دوم $y''(t) = t + \cos(t) - y^2(t) + y'(t)$ با شرایط اولیه $y(0) = 0$ و $y'(0) = 1$ با تغییر متغیر $x_1(t) = y(t), x_2(t) = y'(t)$ به دستگاه زیر تبدیل می شود

$$\begin{cases} x'_1(t) = x_2(t), & x_1(0) = 0, \\ x'_2(t) = t + \cos(t) - x_1^2(t) + x_2(t), & x_2(0) = 1. \end{cases}$$

برای این مثال، دو تکرار از روش رانگ-کوتای چهار مرحله ای را با $h = 0.1$ دنبال کنید. \triangle

تمرین

۱. روش تیلور مرتبه چهار را برای مسئله زیر بنویسید.

$$y' = \sin(xy), \quad y(\pi/2) = 1.$$

۲. روش تیلور مرتبه چهار را برای دستگاه (۳.۶) بنویسید.

۳. x و y توابعی از t و جواب های دستگاه زیر هستند. مطلوب است محاسبه $x(1/1)$ و $y(1/1)$ به کمک روش رانگ-کوتای دو مرحله ای. (e عدد نپر پایه لگاریتم طبیعی است. به عبارت دیگر $\ln e = 1$).

$$\begin{cases} x' = \ln y + t & x(1) = 1 \\ y' = tx + y & y(1) = e \end{cases}$$

۴. الف) اگر $y = f(x)$ جواب معادله $y' = e^{x+y}$ با شرط اولیه $y(0) = 0$ باشد؛ مطلوب است محاسبه مقدار تقریبی $f(0.6)$ به کمک روش اوایلر اصلاح شده و به ازای $h = 0.2$. جواب واقعی معادله را به دست آورده و با

جواب های تقریبی مقایسه کنید.

ب) x و y توابعی از t و جواب های دستگاه زیر هستند. مطلوب است $x(0.2)$ و $y(0.2)$ به کمک روش رانگ-کوتای چهار مرحله ای.

$$\begin{cases} x' = y^2 + t, & x(0) = 0, \\ y' = \cos(x), & y(0) = 1. \end{cases}$$

۵. فرض کنید y تابعی از متغیر x باشد. مطلوب است حل مسئله $y(2) = 1$, $y' = 1 + (x - y)^2$ به کمک روش های رانگ-کوتای چهار مرحله ای و تیلور مرتبه سه در بازه $[2, 3]$ و به ازای $h = 0.5$.

۶. فرض کنید λ یک عدد حقیقی باشد و معادله دیفرانسیل $y' = \lambda y$ با شرط اولیه $y(t_0) = y_0$ را روی بازه $[t_0, t_N]$ در نظر بگیرید. نشان دهید روش های تیلور مرتبه ۴ و رانگ-کوتای ۴ مرحله ای در حل این مسئله به رابطه بازگشتی یکسانی برای y_{n+1} خواهند رسید (طول گام را h در نظر بگیرید).

۷. مسئله $\begin{cases} y' = 2t(1 + y), & t \in [0, 1], \\ y(0) = 0. \end{cases}$ را در نظر بگیرید. جدول زیر را با استفاده از روش رانگ-کوتای دو مرحله ای کامل کنید. (محاسبات با دقت $5D$)

w_n	k_2	k_1	t_n	n
...	۰
...	۱
...	۲
...	۳
...	۴

۸. برای مسئله مقدار اولیه $\begin{cases} y' = e^x + y, & x \in [0, 0.2], \\ y(0) = 1 \end{cases}$ مقدار تقریبی $y(0.2)$ را با انتخاب $h = 0.1$ و به کمک روش رانگ-کوتای دو مرحله ای بیابید (محاسبات با چهار رقم بامعنا).

۹. معادله دیفرانسیل $y' = xy$ را با مقدار اولیه $y(1) = 1$ در نظر بگیرید. در یک گام مقدار $y(1.1)$ را به روش های تیلور مرتبه ۴ و رانگ-کوتای چهار مرحله ای تقریب بزنید. (محاسبات با چهار رقم بامعنا).

کتابنامه

- [۱] بهفروز غلامحسین و میرنیا میرکمال، نظریه و کاربرد آنالیز عددی، نوشته تیلور و دیگران (ترجمه)، مرکز نشر دانشگاهی، ۱۳۷۳.
- [۲] عالمزاده علی اکبر، بابلیان اسماعیل و امیدوار محمدرضا، آنالیز عددی، نوشته بردن و دیگران (ترجمه)، انتشارات منصوری، ۱۳۶۸.
- [3] American Heritage Dictionary, 1992.
- [4] Chambers 20th Century Dictionary, 1983.
- [5] Henrichi P., Elements of numerical analysis, 1964.
- [6] Kincaid D. and Cheney E. W., Numerical analysis, Mathematics of scientific computing, 1991.
- [7] Scarborough J.B., Numerical Mathematical Analysis, 1930.
- [8] Traub J., Communications of the ACM, 1972.
- [9] Trefethen L. N., SIAM News, November 1992.
- [10] Webster's New Collegiate Dictionary, 1973.