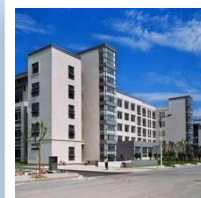




江南大学

第三节

数值计算中的误差传播





1.3.1 基本运算中的误差估计

一元函数 $f(x)$, x 为准确值, x^* 为近似值, 由 $Taylor$ 公式

$$f(x) - f(x^*) = f'(x^*)(x - x^*) + \frac{f''(\xi)}{2}(x - x^*)^2, \quad \xi \text{ 在 } x, x^* \text{ 之间,}$$

得 $f(x^*)$ 的误差

$$e^*(f(x^*)) \approx f'(x^*)e^*(x^*).$$

得 $f(x^*)$ 的相对误差

$$e_r^*(f(x^*)) \approx \frac{f'(x^*)e^*(x^*)}{f(x^*)}.$$



解 y 与参量 x_1, \dots, x_n 的函数关系为:

$$y = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

记 (x_1, x_2, \dots, x_n) 的近似值为 $(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$, 相应的解为:

$$y^* = f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$$

$$-e^*(y^*) = y - y^* = f(x_1, x_2, \dots, x_n) - f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$$

$$\approx \sum_{i=1}^n \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)}{\partial x_i} (x_i - x_i^*)$$

$$= - \sum_{i=1}^n \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)}{\partial x_i} e^*(x_i^*)$$





总体绝对误差与各自变量绝对误差的关系

$$e^*(y^*) \approx \sum_{i=1}^n \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)}{\partial x_i} e^*(x_i^*) \quad (1.3.3)$$

总体相对误差与各自变量相对误差的关系

$$e_r^*(y^*) = \frac{e^*(y^*)}{y^*} \approx \sum_{i=1}^n \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)}{\partial x_i} \cdot \frac{e^*(x_i^*)}{y^*}$$

$$= \sum_{i=1}^n \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)}{\partial x_i} \cdot \frac{x_i^*}{f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)} \cdot e_r^*(x_i^*) \quad (1.3.4)$$





和、差、积和商的误差公式

$$\begin{cases} e^*(x_1 \pm x_2) = e^*(x_1) \pm e^*(x_2) \\ e_r^*(x_1 \pm x_2) = \frac{x_1}{x_1 \pm x_2} e_r^*(x_1) \pm \frac{x_2}{x_1 \pm x_2} e_r^*(x_2) \end{cases} \quad (1.3.5)$$

$$\begin{cases} e^*(x_1 x_2) \approx x_2 e^*(x_1) + x_1 e^*(x_2) \\ e_r^*(x_1 x_2) \approx e_r^*(x_1) + e_r^*(x_2) \end{cases} \quad (1.3.6)$$

$$\begin{cases} e^*\left(\frac{x_1}{x_2}\right) \approx \frac{1}{x_2} e^*(x_1) - \frac{x_1}{x_2^2} e^*(x_2) \\ e_r^*\left(\frac{x_1}{x_2}\right) \approx e_r^*(x_1) - e_r^*(x_2) \end{cases} \quad (1.3.7)$$



例 1.3.1: 设 $y = x^n$, 求 y 的相对误差与 x 的相对误差之间的关系。

解: $e^*(y) \approx nx^{n-1}e^*(x),$

$$e_r^*(y) = \frac{e^*(y)}{y} \approx \frac{ne^*(x)}{x} = ne_r^*(x)$$

例1 设 $x > 0$, x 的相对误差为 δ , 求 $\ln x$ 的误差

$$\text{解: } e^*(y) \approx \frac{1}{x} e^*(x) = e_r^*(x) = \delta$$





例2 计算球体积,要使相对误差限为 1%,问度量半径 R 时允许的相对误差限是多少?

例3 设 $s = \frac{1}{2}gt^2$, 假定 g 是准确的,而对 t 的测量有 ± 0.1 秒的误差,证明当 t 增加时 s 的绝对误差增加,而相对误差却减少.



例2 计算球体积,要使相对误差限为 1%,问度量半径 R 时允许的相对误差限是多少?

解: 体积计算公式 $V = \frac{4}{3} \pi R^3$

$$e^*(V) \approx 4\pi R^2 e^*(R)$$

$$e_r^*(V) \approx \frac{4\pi R^2 e^*(R)}{V} = \frac{3}{R} e^*(R) = 3e_r^*(R)$$

$$\text{则 } e_r^*(R) \approx \frac{e_r^*(V)}{3} = \frac{1}{300}$$





例3 设 $s = \frac{1}{2}gt^2$, 假定 g 是准确的, 而对 t 的测量有 ± 0.1 秒的误差, 证明当 t 增加时 s 的绝对误差增加, 而相对误差却减少.

解: $e^*(s) \approx gte^*(t)$

$$e_r^*(s) = \frac{e^*(s)}{s} \approx \frac{gte^*(t)}{\frac{1}{2}gt^2} = \frac{2e^*(t)}{t}$$

由上述 s 的绝对误差 $e(s)$ 与其相对误差 $e_r(s)$ 的表达式易知, 当 t 增加时, $e(s)$ 增, 而 $e_r(s)$ 减少.





1.3.2 算法的数值稳定性

例 1.3.2 计算积分值: $I_n = \int_0^1 \frac{x^n}{x+5} dx (n=0,1,2,\dots)$

解: 由关系式

$$I_n + 5I_{n-1} = \int_0^1 \frac{x^n}{x+5} dx + \int_0^1 \frac{5x^{n-1}}{x+5} dx = \int_0^1 x^{n-1} dx = \frac{1}{n} \quad (n \geq 1)$$

算法一:
$$\begin{cases} I_0 = \int_0^1 \frac{1}{x+5} dx = \ln 1.2 = 0.18232156 \\ I_n = \frac{1}{n} - 5I_{n-1} \end{cases}$$

算法二:
$$\begin{cases} I_n \approx \frac{1}{2} \left[\frac{1}{5(n+1)} + \frac{1}{6(n+1)} \right] = \frac{11}{60(n+1)} \\ I_{k-1} = \frac{1}{5} \left(\frac{1}{k} - I_k \right) \end{cases}$$



计算结果

n	I_n (按算法一)	I_n (按算法二)
0	0.182321550	0.182321550
1	0.088392250	0.088392216
2	0.058038750	0.058038920
3	0.043139580	0.043138734
4	0.034302100	0.034306330
5	0.028489500	0.028468352
6	0.024219170	0.024324908
7	0.021761290	0.021232602
8	0.016993550	0.018836988
9	0.030143360	0.016926172
10	-0.050716800	0.015369139
11	0.344493090	0.014063394
12	-1.63914220	0.013016361
13	8.27263410	0.011841270
14	-41.4346000	0.012222222

注：按算法一可得到 I_{10}^* 错误，算法二 I_0^* 8位有效数字



江南大学



舍入误差在计算过程中的传播

算法一

$$e_n^* = -(I_n - I_n^*) = -\left(\frac{1}{n} - 5I_{n-1}\right) + \left(\frac{1}{n} - 5I_{n-1}^*\right) = -5e_{n-1}^* \quad (n=1,2,\dots)$$

$$e_n^* = (-5)^n e_0^*$$

算法二

$$e_{k-1}^* = -\frac{1}{5} e_k^*$$

$$e_0^* = \left(-\frac{1}{5}\right)^n e_n^*$$

计算过程中舍入误差不增长的算法就称为此算法具有数值稳定性，否则就称为数值不稳定



例4 . 序列 $\{y_n\}$ 满足递推关系

$$y_n = 10y_{n-1} - 1 \quad (n = 1, 2, \dots).$$

若 $y_0 = \sqrt{2} \approx 1.41$ (三位有效数字), 计算到 y_{10} 时误差有多大? 这个计算过程稳定吗?

解 因 $y_0 = \sqrt{2}$, $y_0^* = 1.41$, 而

$$|y - y_0^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-2} = \delta,$$

于是有

$$\begin{aligned} |y_1 - y_1^*| &= |10y_0 - 1 - 10y_0^* + 1| = 10|y_0 - y_0^*| \leq 10\delta, \\ |y_2 - y_2^*| &= |10y_1 - 1 - 10y_1^* + 1| = 10|y_1 - y_1^*| \leq 10^2\delta. \end{aligned}$$



类推有，

$$|y_{10} - y_{10}^*| \leq 10^{10} \delta.$$

即计算到 y_{10} ，其误差限为 $10^{10} \delta$ ，亦即若在 y_0 处有误差限为 δ ，则

y_{10} 的误差限将扩大 10^{10} 倍，可见这个计算过程是不稳定的。





例5 设 $Y_0 = 28$, 按递推公式

$$Y_n = Y_{n-1} - \frac{1}{100} \sqrt{783} \quad (n=1, 2, \dots)$$

计算到 Y_{100} . 若取 $\sqrt{783} \approx 27.982$ (五位有效数字), 试问计算 Y_{100} 将有多大误差?



例5 设 $Y_0 = 28$, 按递推公式

$$Y_n = Y_{n-1} - \frac{1}{100} \sqrt{783} \quad (n=1, 2, \dots)$$

计算到 Y_{100} . 若取 $\sqrt{783} \approx 27.982$ (五位有效数字), 试问计算 Y_{100} 将有多大误差?

解 设 $Y = \sqrt{783}$, $Y^* = 27.983$,

$$\delta = |Y - Y^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-3},$$

$$\begin{aligned} |Y_1 - Y_1^*| &= \left| \left[28 - \frac{1}{100} \sqrt{783} \right] - \left[28 - \frac{1}{100} \times 27.983 \right] \right| \\ &\leq \frac{1}{100} \delta, \end{aligned}$$





$$|Y_2 - Y_2^*| = \left| \left[Y_1 - \frac{1}{100} \times \sqrt{783} \right] - \left[Y_1^* - \frac{1}{100} \times 27.983 \right] \right|$$

$$\begin{aligned} &= | (Y_1 - Y_1^*) - \frac{1}{100} (Y_1 - Y_1^*) | \\ &\leq \frac{1}{100} \delta + \frac{1}{100} \delta = \frac{2}{100} \delta. \end{aligned}$$

仿此可得

$$|Y_n - Y_n^*| \leq \frac{n}{100} \delta.$$

则 $|Y_{100} - Y_{100}^*| \leq \frac{100}{100} \delta = \delta = \frac{1}{2} \times 10^{-3}.$

即计算 Y_{100} 的误差限不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-3}.$





本节重点:

1. 总体的误差（相对误差）和各自变量误差（相对误差）的关系
2. 数值算法是否稳定的判别

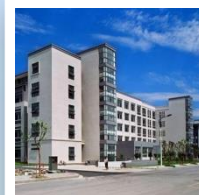




江南大学

第四节

设计算法应注意的问题



1.4.1 避免两个相近的数相减

由相对误差估计式 (1.3.5)

x^* 与 y^* 非常接近时, 近似值 $x^* - y^*$ 的相对误差可能变得很大,

$$z = \sqrt{1001} - \sqrt{1000} \approx 31.64 - 31.62 = 0.02$$

为了避免相近两数相减, 可改变其计算公式, 或替换为等价的计算公式, 常用的等价替换公式有

$$\text{当 } |x| \text{ 接近于 } 0 \text{ 时, 有 } 1 - \cos x = 2 \sin^2 \frac{x}{2}, \quad \frac{1 - \cos x}{\sin x} = \frac{\sin x}{1 + \cos x} \text{ 等;}$$

$$\text{当 } x \text{ 充分大时, 有 } \sqrt{x+1} - \sqrt{x} = \frac{1}{\sqrt{x+1} + \sqrt{x}}, \quad \frac{1}{x} - \frac{1}{x+1} = \frac{1}{x(x+1)} \text{ 等;}$$



补充公式

$$\lg x_1 - \lg x_2 = \lg \frac{x_1}{x_2}$$

当 x 很大时可作相应的变换

$$\arctg(x+1) - \arctg x = \arctg \frac{1}{1+x(x+1)}$$





例1 求解 $x^2 - 16x + 1 = 0$.

$$x_1 = 8 + \sqrt{63}, \quad x_2 = 8 - \sqrt{63}$$

$$\sqrt{x+1} - \sqrt{x} = \frac{1}{\sqrt{x+1} + \sqrt{x}}$$

例2 计算 $A = 10^7(1 - \cos 2^\circ)$.

$$1 - \cos x = 2 \sin^2 \frac{x}{2}$$





例3 当 N 充分大时, 怎样求 $\int_N^{N+1} \frac{1}{1+x^2} dx$?

解 因 $\int_N^{N+1} \frac{1}{1+x^2} dx = \arctan(N+1) - \arctan N$, 当 N 充分大时, $\arctan(N+1)$ 与 $\arctan N$ 是两个相近的数, 应避免直接相减, 故选取算法如下:

$$\begin{aligned} \int_N^{N+1} \frac{1}{1+x^2} dx &= \arctan(N+1) - \arctan N \\ &= \arctan \frac{1}{1+N(N+1)}. \end{aligned}$$



1.4.2绝对值太小的数不宜作除数

由误差估计式（1.3.7）知计算

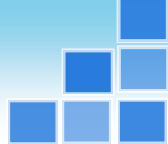
$$z^* = \frac{x^*}{y^*}$$

当 $|y^*|$ 很小时，近似值 z^* 的绝对误差 $e^*(z^*)$ 可能很大

不宜把绝对值太小的数作为除数



1.4.3 避免大数“吃”小数的现象



$$a = 10^9 + 1 = 0.1 \times 10^{10} + 0.0000000001 \times 10^{10}$$

如果计算机上用的是 8 位有效数字，则可算出 $a = 0.10000000 \times 10^{10}$ ，此即所谓大数“吃”小数。

例 1.4.1： 求解二次方程 $x^2 - (10^9 + 1)x + 10^9 = 0$ 。

解： 利用多项式的因式分解容易求出，此方程的两个根为 $x_1 = 10^9, x_2 = 1$ 。但在计算机上计算时，采用求根公式可得：
$$x = \frac{(10^9 + 1) \pm \sqrt{(10^9 + 1)^2 - 4 \times 10^9}}{2}$$
，若计算机采用 8 位有效数字运算，可得 $10^9 + 1 \approx 10^9$ ， $\sqrt{(10^9 + 1)^2 - 4 \times 10^9} \approx 10^9$ ，如此可得 $x_1 = 10^9, x_2 = 0$ ，显然 x_2 不是此二次方程的解。



1.4.4 简化计算步骤，提高计算效率



$$P(x) = 2x^4 + 3x^3 - 3x^2 + 5x - 1$$

算法一： $P\left(\frac{1}{2}\right) = 2 * \frac{1}{2} * \frac{1}{2} * \frac{1}{2} * \frac{1}{2} + 3 * \frac{1}{2} * \frac{1}{2} * \frac{1}{2}$
 $- 3 * \frac{1}{2} * \frac{1}{2} + 5 * \frac{1}{2} - 1 = \frac{5}{4}$

算法二： $p(x) = -1 + x * (5 - 3x + 3x^2 + 2x^3)$
 $= -1 + x * (5 + x * (-3 + 3x + 2x^2))$
 $= -1 + x * (5 + x * (-3 + x * (3 + 2 * x)))$





$$p_n(x) = a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0$$

直接计算总共需要 $\frac{n(n+1)}{2}$ 次乘法和 n 次加法

秦久韶法

从里往外一层层的计算 $p_n(x) = (\cdots (a_n x + a_{n-1})x + a_{n-2})x + \cdots + a_1)x + a_0$

$$\begin{cases} u_n = a_n \\ u_k = u_{k+1}x + a_k \quad (k = n-1, \cdots, 2, 1, 0) \\ p_n(x) = u_0 \end{cases}$$

只要 n 次乘法和 n 次加法

注：秦九韶（1208年—1268年），字道古，鲁郡（今河南范县）人。
南宋著名数学家，与李冶、杨辉、朱世杰并称宋元数学四大家。
国外也称霍纳Horner算法（1819年）



例4: $x^{255} = x \cdot x^2 \cdot x^4 \cdot x^8 \cdot x^{16} \cdot x^{32} \cdot x^{64} \cdot x^{128}$

原先要做254次乘法现只需14次即可





本节重点:

如何避免两个相近的数相减（变换公式，双精度double）





本章小结

误差在数值计算中是不可避免的，误差的传播和积累直接影响到计算结果的精度。在研究算法的同时，必须注重误差分析，使建立起来的算法科学有效。

误差的表示法有绝对误差和相对误差两种。

在表示一个近似数时，要用到有效数字的概念，这在数值计算中非常有用，有效数字是由绝对误差决定的。

通常用函数的泰勒展开对误差进行估计。

