

## 1.3 数值运算的误差估计

### 1. 函数运算的误差估计：

设 $y=f(x)$ 为一元函数，自变量准确值 $x^*$ ，对应函数准确值 $y^*=f(x^*)$ ， $x$ 误差为 $e(x)$ ，误差限为 $\varepsilon(x)$ ，函数近似值误差 $e(y)$ ，误差限为 $\varepsilon(y)$ 。则

(可由Taylor公式推得)

$$\varepsilon(y) \approx |f'(x)| \varepsilon(x)$$

$$\varepsilon_r(y) \approx \frac{|xf'(x)|}{|f(x)|} \varepsilon_r(x)$$

对于多元函数  $z = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$

设准确值  $z^* = f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$

由多元函数Taylor公式，可得误差估计：

$$\varepsilon(z) \approx \sum_{k=1}^n \left| \frac{\partial z}{\partial x_k} \right| \varepsilon(x_k)$$

相对误差限为：

$$\varepsilon_r(z) \approx \sum_{k=1}^n \left| x_k \cdot \frac{\partial z}{\partial x_k} \right| \frac{\varepsilon_r(x_k)}{|z|}$$

## 2. 算术运算的误差估计：

两个近似数 $x_1, x_2$ ，其误差限分别为 $\varepsilon(x_1)$ ， $\varepsilon(x_2)$ ，它们进行加、减、乘、除运算得到的误差限分别为：

$$\varepsilon(x_1 \pm x_2) = \varepsilon(x_1) + \varepsilon(x_2)$$

$$\varepsilon(x_1 \cdot x_2) = |x_1| \varepsilon(x_2) + |x_2| \varepsilon(x_1)$$

$$\varepsilon\left(\frac{x_1}{x_2}\right) = \frac{|x_1| \varepsilon(x_2) + |x_2| \varepsilon(x_1)}{|x_2|^2}$$

#### 例4:

设 $a=2.31, b=1.93, c=2.24$ 都是三位有效数字的近似数, 令 $p=a+bc$ , 求 $\varepsilon(p)$ 和 $\varepsilon_r(p)$ , 并判断 $p$ 有几位有效数字.

**解** 由题知,  $\varepsilon(a) = \varepsilon(b) = \varepsilon(c) = 0.005$

$$\begin{aligned}\varepsilon(p) &= \varepsilon(a) + \varepsilon(bc) \approx \varepsilon(a) + |b| \varepsilon(c) + |c| \varepsilon(b) \\ &= 0.005 + 1.93 \times 0.005 + 2.24 \times 0.005 = 0.02585\end{aligned}$$

$$\text{又 } p = a + bc = 2.31 + 1.93 \times 2.24 = 6.6332$$

$$\text{故 } \varepsilon_r(p) = \varepsilon(p)/|p| \approx 0.02585/6.6332 \approx 0.0039 = 0.39\%$$

$$\text{因为 } \varepsilon(p) \approx 0.02585 < 0.05 = 1/2 \times 10^{1-2}$$

所以 $p=6.6332$ 中只有两位有效数字.

## 1.4 数值运算中的一些基本原则

1. 避免除数的绝对值远小于被除数的绝对值;
2. 避免两个相近的数相减;
3. 防止大数“吃掉”小数现象;
4. 简化计算步骤, 减少运算次数;
5. 选用数值稳定性好的算法.

## 1. 避免除数的绝对值远小于被除数的绝对值

设  $z = \frac{y}{x} (x \neq 0)$  若  $|x| \ll |y|$ ,

$$\text{因 } \varepsilon\left(\frac{y}{x}\right) \approx \frac{|x|\varepsilon(y) + |y|\varepsilon(x)}{|x|^2} = \frac{\varepsilon(y)}{|x|} + \frac{|y|}{|x|^2} \varepsilon(x)$$

表明当  $|x|$  相对太小时, 商的绝对误差可能很大.

## 2. 避免两个相近的数相减

若  $y \approx x$ , 设  $z=y-x$ , 则  $\varepsilon(z)=\varepsilon(y)+\varepsilon(x)$ ,

$$\varepsilon_r(z) \leq \frac{|y|}{|z|} \varepsilon_r(y) + \frac{|x|}{|z|} \varepsilon_r(x)$$

当  $y \approx x$  时,  $z \approx 0$ , 相对误差限会很大, 导致结果有效数字位数减少.

避免两个相近的数相减方法：常用一些恒等变形实现。

如当 $x$ 充分大时，

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

当 $x$ 绝对值很小时，

$$1 - \cos x = 2 \sin^2\left(\frac{x}{2}\right)$$

$$e^x - 1 \approx x + \frac{1}{2!}x^2 + \frac{1}{3!}x^3 + \dots + \frac{1}{n!}x_n$$



### 3. 防止大数“吃掉”小数现象

**原因：**计算机表示的位数有限，很大的数和很小的数相加减时，很小的数会被“吃掉”（舍去）。

**方法：**当绝对值悬殊的一系列数相加时，若有 $|x_1| > |x_2| > \dots > |x_n|$ ，应按绝对值由小到大的顺序累加。

**例** 计算方程  $x^2 - (10^9 + 1)x + 10^9 = 0$  的根.

**算法一：** 利用求根公式

$$x = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$$

在计算机内， $10^9$ 存为 **$0.1 \times 10^{10}$** ，1存为 **$0.1 \times 10^1$** 。

做加法时，两加数的指数先向大指数对齐，再将浮点部分相加。

即1的指数部分须变为 $10^{10}$ ，则： $1 = 0.0000000001 \times 10^{10}$ ，取单精度时就成为：

$$\begin{aligned} 10^9 + 1 &= 0.100000000 \times 10^{10} + 0.000000000 \times 10^{10} \\ &= 0.100000000 \times 10^{10} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow x_1 = \frac{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} = 10^9, \quad x_2 = \frac{-b - \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} = 0$$

算法二：先解出

$$x_1 = \frac{-b - \text{sign}(b) \cdot \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} = 10^9$$

再利用

$$x_1 \cdot x_2 = \frac{c}{a} \Rightarrow x_2 = \frac{c}{a \cdot x_1} = \frac{10^9}{10^9} = 1$$

例2（思考题）：

按从小到大、以及从大到小的顺序分别计算

$$1 + 2 + 3 + \dots + 40 + 10^9$$

#### 4. 简化计算步骤，减少运算次数（即减少计算工作量）

如： 计算

$$P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + \cdots + a_0$$

若直接求和，计算第 $k$ 项时需 $n-k+1$ 次乘法，故共需 $n(n+1)/2$ 次“ $\times$ ”和 $n$ 次“ $+$ ”。

若将公式改写为：

$$P_n(x) = x(x \cdots (x(a_n x + a_{n-1}) + a_{n-2}) + \cdots + a_1) + a_0$$

则只需 $n$ 次“ $\times$ ”， $n$ 次“ $+$ ”，即秦九韶算法。

## 5. 选用数值稳定性好的算法

将输入数据有误差，但在运算过程中舍入误差不增长的算法称**数值稳定的**，否则是**数值不稳定的**。

只有数值稳定的数值方法才能给出可靠的计算结果。

**例：**设有递推关系： $y_n = 10y_{n-1} - 1 \quad (n=1,2,\dots)$

若取  $y_0^* = \sqrt{2} \approx 1.41$  （三位有效数字）

试估计计算到 $y_{10}$ 时误差有多大？

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

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

于是有

$$|y_1 - y_1^*| = |10y_0 - 1 - 10y_0^* + 1| = 10|y_0 - y_0^*| \leq 10\delta$$

$$|y_2 - y_2^*| = |10y_1 - 1 - 10y_1^* + 1| = 10|y_1 - y_1^*| \leq 10^2 \delta$$

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 $\delta$ ，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**。

THE

END