科学计算笔记 MA235

任云玮

目录

1	绪论			2
	1.1	计算机数值计算基本原理		
		1.1.1	计算机基本工作原理	2
		1.1.2	实数的存贮方法	2
		1.1.3	实数的基本运算原理	3
	1.2	误差的]来源与估计	4
		1.2.1	误差的来源	4
		1.2.2	误差与有效数字	4
		1.2.3	数值运算的误差估计	5

1 绪论

1.1 计算机数值计算基本原理

1.1.1 计算机基本工作原理

1.1.2 实数的存贮方法

1 定义 (二进制浮点数系) 1 实数在计算机内部为近似存贮,采用二进制浮点数系

$$F(2, n, L, U) = \{\pm 0.a_1 a_2 \dots a_n \times 10^m\} \cup \{0\}$$

其中 $a_1 = 1$, $a_i \in \{0, 1\}$. 指数 m 满足 $L \le m \le U$. 称 n 为其字长, 2 表示采用二进制。

2 标准 (IEEE)

- 1. 单精度: t = 24, L = -126, U = 127
- 2. 双精度: t = 53, L = -1022, U = 1023
- 3. Underflow Limit: $UFL = 0.1 \times 2^L$. 若 0 < x < UFL,则 fl(x) = 0.
- 4. Overflow Limit: $OFL = 0.11 \dots 1 * 2^U$. 若 x > OFL,则 $fl(x) = \infty$.
- 5. 舍入: 若 $UFL \le x \le OFL$,则 fl(x) 为舍入所得浮点数。舍入规则如下: 设 $x = 0.a_1a_2...a_n \cdots \times 2^m$. 若 $a_{n+1} = 1$,则 $d_t + 1$ 并舍弃其后项; 否则直接舍弃其后项。
- 3 定义 (机器精度) 下仅考虑舍去的情况。

$$x - fl(x) = 2^{m} \times 0.0 \dots 0a_{n+2} \dots$$
$$= 2^{m} \times [2^{-(t+2)} + 2^{-(t+3)} + \dots]$$
$$= 2^{m} \times 2^{-(t+1)}$$

其相对误差满足

$$\frac{x - fl(x)}{x} < \frac{x - fl(x)}{0.5 \times 2^m} = 2^{-t}$$

记为 ε , 称之为机器精度。

4 命题

$$fl(x) = x(1+\delta),$$
 其中 $|\delta| \le \varepsilon$

¹Floating Number System

1.1.3 实数的基本运算原理

加法 + 硬件实现 ⇒ 四则运算。

- **5 实现** (x + y) 设 x, y 为浮点数,则 x + y 的实现方式如下:
 - 1. 对阶:将指数 m 化为两者中较大者;
 - 2. 尾数相加;
 - 3. 舍入;
 - 4. 溢出分析等……
 - 5. 结果输出。

评注 由 $fl(x) + fl(y) = x(1 + \delta_x) + y(1 + \delta_y)$ 可知,当一个大数与一个小数相加时,小数有可能被忽略,所以应当避免大数小数间的相加。

1.2 误差的来源与估计

1.2.1 误差的来源

- 1. 模型问题。例:近似地球为球体来计算。
- 2. 测量误差。例: 测量地球半径时的误差。
- 3. 方法误差(截断误差)。例:对于 y = f(x),求 $f(x^*)$ 时使用 Taylor 展开。
- 4. 舍入误差 (rounding-off)。例: 计算机计算时的误差。

1.2.2 误差与有效数字

6 定义 (绝对误差) 设 x 为给定实数, x^* 为其近似值。定义绝对误差为

$$e(x^*) = x^* - x.$$

称 ε* 为其误差上界,若

$$|e(x^*)| \le \varepsilon^*$$

7 定义 (相对误差) 对于同上的 x 和 x^* , 定义其相对误差

$$e_r(x^*) = \frac{x^* - x}{x}$$

称 ε_{*}^{*} 为其相对误差界, 若

$$|e_r(x^*)| \le \varepsilon_r^*$$

评注 在实际应用中, x 通常是未知的, 所以会采用

$$\bar{e}_r(x^*) = \frac{x^* - x}{x^*}$$

来代替相对误差。对于分子,使用绝对误差界来替代,有如下不等式

$$|\bar{e}_r(x^*)| \le \frac{\varepsilon^*}{|x^*|}.$$

这两种相对误差界间的差别, 当 $\varepsilon^x \ll 1$ 时,满足

$$|e_r - \bar{e}_r| = O((\varepsilon_r^*)^2)$$

8 定义 (有效数字) 设 $x \in R$, x^* 为其近似值。称 x^* 相对于 x 有 n 位有效数字,若 n 是满足下式的 n 的最大值。

$$|x^* - x| \le \frac{1}{2} \times 10^{m-n}$$

评注 在实践中,一般可以采用更加简便的方法,对于归一化以后的 x^* ,在尾数部分有 n 位,则称其有 n 位有效数字。注意,此方法对于错误的舍入结果是不实用的。

9 定理 (误差与有效数字) 若 $x = 0.a_1a_2...a_n \times 10^m$ 有 n 位有效数字,则

$$\left| \frac{x^* - x}{x} \right| \le \frac{1}{2a_1} \times 10^{1-n}.$$

反之, 若

$$\left| \frac{x^* - x}{x} \right| \le \frac{1}{2(1 + a_1)} \times 10^{1-n},$$

则 x^* 至少有 n 位有效数字。

证明 对于前者,只需利用有效数字的定义,以及利用 $x \ge 0.a_1$ (仅考虑 $a_1 \ne 0$ 的情况)。对于后者,证明是类似的。

1.2.3 数值运算的误差估计

以下内容都假设运算无误差。

10 定理 (四则运算误差估计)

- 1. 加/减法: $\varepsilon(x^* \pm y^*) \leq \varepsilon_x^* + \varepsilon_y^*$
- 2. 乘法: $\varepsilon(x^*y^*) \leq |x^*|\varepsilon_y^* + |y^*|\varepsilon_x^*$
- 3. 除法: $\varepsilon(\frac{x^*}{y^*}) = \frac{|x^*|\varepsilon_y^* + |y^*|\varepsilon_x^*}{|y^*|^2}$

证明 考虑加法的误差估计。对于 x, y 及其近似值 x^* , y^* , 计算 $x^* \pm y^*$ 和 $x \pm y$ 间的误差。

$$|x^* \pm y^* - (x \pm y)| \le |x^* - x| + |y^* - y| \le \varepsilon_x^* + \varepsilon_y^*$$

$$\Rightarrow \quad \varepsilon(x^* \pm y^*) \le \varepsilon_x^* + \varepsilon_y^*$$

对于其他的运算,证明是类似的。(证明中可用 +1-1 技巧)

11 定理 (运算的误差估计) 设 $A = f(\mathbf{x}) = f(x_1, x_2, ..., x_n)$, \mathbf{x}^* 是 \mathbf{x} 的估计值。利用带 Peano 余项的 Taylor 展开,可知 A 的绝对误差满足

$$e(A^*) = f(\mathbf{x}^*) - f(\mathbf{x})$$

$$= \sum_{p=1}^{q} d^k f(\mathbf{x}^*) + o(||x^* - x||^q)$$

$$\mathbb{R} q=1, \mathbb{U}$$

$$= \sum_{k=1}^{n} \partial_k f(\mathbf{x}^*)(x^* - x) + o(||x^* - x||^q)$$

利用上式,可知

$$\varepsilon(A^*) \approx \sum_{k=1}^n \partial_k f(\mathbf{x}^*) \varepsilon(x^*)$$
$$\varepsilon_r(A^*) = \frac{\varepsilon(A^*)}{|A^*|}$$