科学计算的基本概念

数值分析关注的几个概念 部分数学基础知识 误差的有关概念 算术运算的误差估计





数值分析关注的几个概念

准确性: 结果可信吗?

对于复杂问题,很少能够计算出问题的确切答案,因此我们必须了解数值方法产生了多少误差,以及如何控制(甚至减少)这些误差。

效率:该数值算法是否占用过多的计算机时间和计算资源?

计算过程的两种工作方式,一种是快速但准确性低,另一种是慢速但准确性高。

数值分析关注的几个概念

冷定性: 该方法对于相似数据是否产生相似结果?

如果我们更改少量数据,就会得到截然不同的结果——我们就说该方法是不稳定的;否则称为稳定的方法。

由于不稳定的方法往往会产生不可靠的结果,所以数值分析追求能进行有效计算又非常稳定的方法。

数值分析关注的几个概念

▶误差分类:

模型误差:建立数学模型时所引起的误差;

观测误差:测量工具的限制或在数据的获取时随机因素所引起的物理量的误差。

截断误差: 求解数学模型时, 用简单代替复杂, 或者用有限过程代替无限过程所引起的误差。

舍入误差: 计算机表示的数的位数有限,通常用四舍五入的办法取近似值,由此引起的误差。





1.一元函数 y=f(x)的Taylor 公式

$$f(x) = f(x^*) + (x - x^*)f'(x^*) + \frac{f''(x^*)}{2}(x - x^*)^2 + \cdots$$

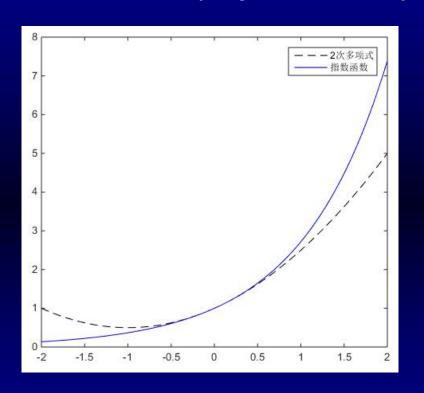
$$+ \frac{f^{(n)}(x^*)}{n!}(x - x^*)^n + \frac{(x^* - x)^{n+1}}{(n+1)!}f^{(n+1)}(\xi).$$

或

$$f(x) = f(x^*) + (x - x^*)f'(x^*) + \frac{f''(x^*)}{2}(x - x^*)^2 + \cdots$$

$$+\frac{f^{(n)}(x^*)}{n!}(x-x^*)^n+O(x^*-x)^n.$$

1.一元函数 y=f(x)的Taylor 公式



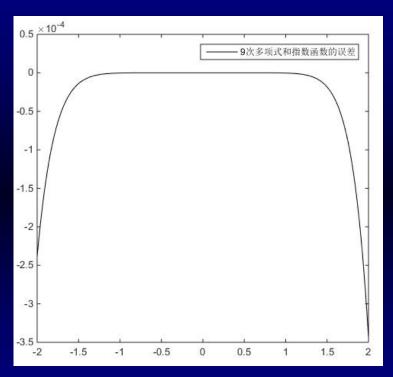


图1.1 ex的多项式近似情况及误差



2.一元函数 y=f(x)的中值定理

$$f'(\xi) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}.$$

或

$$f(x_1)-f(x_2)=f'(\xi)(x_1-x_2).$$

3. (中间值定理) 设 $f \in C([a, b])$, 假设w是介于f(a)和f(b)之间的一个数值,也就是说,

 $f(a) \le w \le f(b)$ 或者是 $f(b) \le w \le f(a)$, 那么就存 在着一个点 $c \in [a, b]$, 满足 f(c) = w.



4. (积分中值定理) 一元函数 y=f(x)的积分中值定理: 设f和g都在C([a,b])中,并假设g在区间[a,b]上的不会变号。则存在一个点 $\xi \in [a,b]$ 使得

$$\int_a^b g(t)f(t)dt = f(\xi)\int_a^b g(t)dt.$$



5. (离散平均值定理)设 $f \in C([a, b])$,并考虑和

$$S = \sum_{k=1}^{n} a_k f(x_k)$$

每个点 $x_k \in [a, b]$ 且系数满足

$$a_k \geq 0, \quad \sum_{k=1}^n a_k = 1$$

则存在一个点 $\eta \in [a, b]$,使

$$f(\eta) = \sum_{k=1}^{n} a_k f(x_k)$$



6.近似相等:如果两个量彼此近似相等,我们将使用符号"≈"表示这种关系。比如A≈B.

注:近似相等满足代数运算中的"等价关系"的传递,对称和反身性质

$$A \approx B$$
, $B \approx C \Rightarrow A \approx C$
 $A \approx B \Rightarrow B \approx A$
 $A \approx A$



7.渐近阶:使用的一种所谓的"O"表示法来表示"渐近"近似。比如:

若

$$|y-y_h| \leq C\beta(h)$$

则记为

$$y = y_h + O(\beta(h)), \quad \stackrel{\text{def}}{=} h \rightarrow 0.$$

其中

$$\lim_{h\to 0}\beta(h)=0.$$



8.数字精度对计算的影响

$$f(x) = \frac{e^x - 1}{x^2 + 1}$$

X

k	x_k	f(x)	单精度	双精度
1	0.5000000000000000	1. 297442541400260	1. 297442436218300	1. 297442541400300
2	0. 2500000000000000	1. 136101666750970	1. 136101722717300	1. 136101666751000
3	0.1250000000000000	1. 065187624534610	1. 065187454223600	1. 065187624534600
4	0.0625000000000000	1. 031911342685750	1. 031911849975600	1. 031911342685800
5	0.031250000000000	1. 015789039971290	1. 015789031982400	1. 015789039971300
6	0.015625000000000	1. 007853349547890	1. 007850646972700	1. 007853349547900
7	0.007812500000000	1.003916442425350	1. 003921508789100	1. 003916442425300
8	0.003906250000000	1.001955670616950	1. 001953125000000	1. 001955670617000
9	0.001953125000000	1.000977198593430	1. 000976562500000	1. 000977198593400
10	0.000976562500000	1. 000488440234450	1. 000488281250000	1. 000488440234400
11	0.000488281250000	1.000244180366280	1. 000244140625000	1. 000244180366300
12	0.000244140625000	1. 000122080246910	1. 0000000000000000	1. 000122080246900
13	0.000122070312500	1.000061037639170	1. 0000000000000000	1.000061037639200
14	0. 000061035156250	1. 000030518200220	1. 0000000000000000	1. 000030518200200



▶误差的有关概念

假设某一数据的准确值为 x^* , 其近似值 为x,则称

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

为 x 的绝对误差。

而称
$$e_r(x) = \frac{e(x)}{x^*} = \left| \frac{x - x^*}{x^*} \right|, \quad (x^* \neq 0)$$

为 x 的相对误差。

也用
$$e_r(x) = \frac{e(x)}{x} = \begin{vmatrix} x - x^* \\ x \end{vmatrix}$$
, $(x \neq 0)$



如果存在一个适当小的正数 ε ,使得

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

则称 ε 为绝对误差限。

如果存在一个适当小的正数 ε_r , 使得

$$e_r(x) = \left| \frac{e(x)}{x^*} \right| = \left| \frac{x - x^*}{x^*} \right| \le \varepsilon_r$$

称 ε ,为相对误差限。



观察:

者
$$\left| \frac{x-y}{x} \right| = 1$$
, 则两个数字差异较大, y的有效位数较少;

若
$$\left| \frac{x-y}{x} \right| = 0.123 \times 10^{-9}$$
 则y比较接近x, y的有效数字较多.

定义 一个有n 位有效数字的数

$$x = \pm 0.a_1 a_2 \cdots a_n \times 10^m$$

则绝对误差限应满足:

$$e(x) = \left| x - x^* \right| \le \frac{1}{2} \times 10^{m-n}$$

算术运算的误差估计

1.一元函数 y=f(x)误差分析(准确值 $y^*=f(x^*)$)

由Taylor 公式

$$f(x^*) - f(x) = (x^* - x)f'(x) + \frac{(x^* - x)^2}{2}f''(\xi)$$

$$|e(y)|=|y^*-y|\approx|x^*-x||f'(x)|\leq|f'(x)|\varepsilon(x)|$$

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

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

2.多元函数 $z = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 误差分析

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

数据误差对算术运算影响

(1)
$$\varepsilon(x_1 + x_2) \approx \varepsilon(x_1) + \varepsilon(x_2)$$

(2)
$$\varepsilon(x_1 \cdot x_2) \approx |x_1| \varepsilon(x_2) + |x_2| \varepsilon(x_1)$$

(3)
$$\varepsilon(x_1/x_2) \approx \frac{|x_1|\varepsilon(x_2) + |x_2|\varepsilon(x_1)}{x_2^2}$$



例1. 二次方程 $x^2 - 16x + 1 = 0$, 取 $\sqrt{63} \approx 7.937$

求
$$x_1 = 8 - \sqrt{63}$$
 使具有4位有效数

解:直接计算 $x_1 \approx 8 - 7.937 = 0.063$

$$\varepsilon(x_1) = \varepsilon(8) + \varepsilon(7.937) \le 0.0005$$

计算出的x1具有两位有效数

修改算法
$$x_1 = \frac{1}{8 + \sqrt{63}} \approx \frac{1}{15.937} \approx 0.062747$$
4位有效数

$$\varepsilon(x_1) = \frac{\varepsilon(15.937)}{(15.937)^2} \le \frac{0.0005}{(15.937)^2} \le 0.000005$$



