# 误差及其分类

#### 1 固有误差

#### 1.1 模型误差

由实际问题抽象、简化为数学问题(建立数学模型时)所引起的误差

#### 1.2 观测误差

测量工具限制或再数据的获取时,随机因素所引起的物理量的误差

#### 2 计算误差

#### 2.1 截断误差

用数值方法求解数学模型时得到的正确解和模型准确解间的误差-方法误差

如, 计算通过级数近似计算:

$$\sin x = x - \frac{1}{3!}x^3 + \frac{1}{5!}x^5 - \frac{1}{7!}x^7 + \cdots$$
 (1)

取前三项计算 $\sin x$ 近似值,  $S = x - \frac{1}{3!}x^3 + \frac{1}{5!}x^5$ 

则截断误差为:  $R = \sin x - S$ 

#### 2.2 舍入误差

由于计算机所表示的位数有限,通常用四舍五入的办法取值引起的误差

## 3 绝对误差和相对误差

记, x\*为近似值, x为准确值

绝对误差

$$e(x) = x - x^* \tag{2}$$

相对误差

$$e_r(x) = \frac{e(x)}{x} = \frac{x - x^*}{x} \tag{3}$$

# 减小误差的原则

# 1 选用数值稳定性好的算法

要计算使用算法的误差增长公式,如不增长就认为算法数值稳定性好

例,对于递推公式 $A_n = 1 - nA_{n-1}$ 

有传递误差,

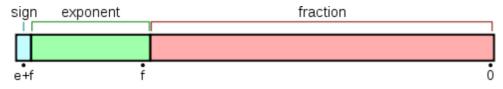
$$dA_n = -n \cdot dA_{n-1}$$

$$= \pm n! \cdot A_0$$
(4)

可见,随n的只能加,其误差迅速增加

#### 2 避免两个相近数相减

根据IEEE 754标准,浮点数按照下述标准存储



 $Value = sign \times exponent \times fraction$  (5)

Value: 浮点数值

Sign: 符号位, 占用一位

Exponent: 指数偏移, IEEE 754规定该值为 $2^{n-1}-1$ , 其中n为存储指数的位数

Fraction: 分数部分,

TODO

## 3 避免大数和很小的数直接相加

略

#### 4 减少运算次数

显然,对于Numpy可以使用Numexp自动进行减少运算次数的优化

# 系统误差的传递

# 1 加减运算

$$R = A + B - C$$

$$E_R = E_A + E_B - E_C$$
(6)

## 2 乘除运算

$$R = \frac{AB}{C}$$

$$\frac{E_R}{R} = \frac{E_A}{A} + \frac{E_B}{B} - \frac{E_C}{C}$$
(7)

$$dR = BdA + AdB$$

$$\frac{dR}{R} = \frac{dA}{A} + \frac{dB}{B}$$
(8)

## 3 指数运算

$$R = mA^{n}$$

$$\frac{E_{R}}{R} = n\frac{E_{A}}{A}$$
(9)

## 4 对数关系

$$R = m \lg A$$

$$E_R = 0.434 m \frac{E_A}{A}$$
(10)

误差传递的计算方式 - 百度文库 (baidu.com)

#### 5 例题

求积分

$$I_n = \int_0^1 \frac{x^n}{x+5} dx \tag{11}$$

采用递推法,得到递推公式

$$I_n + 5I_{n-1} = \int_0^1 \frac{x^n + 5x^{n-1}}{x+5} dx = \int_0^1 x^{n-1} dx = \frac{1}{n}$$
 (12)

又有

$$I_0 = \ln \frac{6}{5} = 0.182321559 \tag{13}$$

方法1: 正向递推公式,  $I_n = n^{-1} - 5I_{n-1}$ 

方法2: 逆向递推公式,  $I_{n-1} = 1/5 (n^{-1} - I_n)$ 

对于正向递推

$$I_n = n^{-1} - 5I_{n-1} (14)$$

有传递误差

$$dI_n = -5 \times dI_{n-1}$$

$$dI_n = (-5)^n \times dI_0$$
(15)

这种微分计算的方法可见论文"怎样用微分公式计算误差"

对于反向递推

$$I_{n-1} = 1/5 \left( n^{-1} - I_n \right) \tag{16}$$

有传递误差

$$dI_{n-1} = -5^{-1}dI_n dI_k = -5^{-(n-k)} \times dI_n$$
(17)

显然,正向递推误差随n增加,指数增长;反向递推误差随n增加,指数减小