

計算機の数値表現と誤差

1. 計算機の数値表現

浮動小数点数 (floating point number)

$$\begin{aligned} -247.72 &= -0.24732 \times 10^{-3} \\ \text{Avogadro 数} &\div 0.60221409 \times 10^{23} \end{aligned} \quad \left. \begin{array}{l} \text{→ } 2 \times 10^{-3} \text{ の} \\ \text{2進数(16進数)の表現} \end{array} \right\}$$

有限小数

一般形: $\pm f \times \beta^m$ (β 進の浮動小数点数)

β : 基数 (base) $2 \leq \beta \leq 10$ 2 or 16

f : 係数部 (mantissa)

$$f = \frac{c_1}{\beta} + \frac{c_2}{\beta^2} + \cdots + \frac{c_m}{\beta^m}$$

$$c_1 = 1, \dots, \beta-1, c_2, \dots, c_m = 0, 1, \dots, \beta-1$$

m : 指数部 (exponent)

$$-m_L \leq m \leq m_U$$

$\beta = 2$, 10bit で表す場合 7 位を使おう (左端 1 位を符号位とする)

$$m_L = 2^6 = 64, m_U = 2^6 - 1 = 63$$

(* 実際 m は m の代わりに $m+64$ を $2^{12}-2$ 内で記す)

7bit 表示, 全体 11bit で表す ... 単精度浮動小数点数
11bit で表す ... 併精度浮動小数点数

浮動小数点数の絶対値

$$\begin{aligned} \text{最大値: } & \left(\frac{\beta-1}{\beta} + \frac{\beta-1}{\beta^2} + \cdots + \frac{\beta-1}{\beta^m} \right) \times \beta^{m_U} = (\beta-1) \times \beta^{-1} \frac{(1-\beta^{-n})}{1-\beta^{-1}} \times \beta^{m_U} \\ & = (1-\beta^{-n}) \beta^{m_U} \end{aligned} \quad \text{--- ①}$$

$$\text{最小値: } \left(\frac{1}{\beta} + \frac{0}{\beta^2} + \cdots + \frac{0}{\beta^m} \right) \times \beta^{-m_L} = \beta^{-(m_L+1)} \quad \text{--- ②}$$

オーバーフロー ... 絶対値が ① を超えた時, アンダーフロー ... 絶対値が ② より小なった時

これら起らるるよし, ゲーリング "浮動小数点数" を参考

2. 誤差

丸め ... 実数 → 有限桁の浮動小数点数近似.

丸め誤差 (round-off error)

β 進 m 桁の浮動小数点数へ切り捨てる時の相対誤差の上限.

$$\varepsilon_M = \frac{\beta^{-m}}{\beta - 1} = \beta^{1-m} \quad \cdots \text{計算機の誤差} (\text{machine epsilon})$$

i.e. $1 \oplus \varepsilon_M = 1$ の最大の正の浮動小数点数
($\oplus \dots$ 計算機による足し算)

* 現在の PC では $\varepsilon_M = 1.084 \times 10^{-19}$ (浮動小数点数)

→ なぜか ε_M は必ず 1 より小さい。

$$\int_0^1 f(x) dx \approx \frac{h}{2} f(0) + h \sum_{k=1}^{N-1} f(kh) + \frac{h}{2} f(1) \quad (h = \frac{1}{N})$$

h が小さくなると誤差が大きくなる。

④ 情報落ち 大きな数と小さな数を足す
→ 小さな数の下位桁が情報落ち,
足し算の結果の誤差が生じる。

$$\begin{aligned} & 1.00000 + 1.23456 \times 10^{-3} \\ & = 1.00000 + 0.00123456 \quad \text{桁ずらし} \\ & = 1.00123 \end{aligned}$$

$$\text{例題 2.93)} : \sum_{n=1}^N \frac{1}{n^2} \left(= \frac{\pi^2}{6} \right) \div \sum_{n=1}^N \frac{1}{n^2} \quad \text{単精度計算}, \quad N = 1000000$$

$$1 + \frac{1}{2^2} + \dots + \frac{1}{N^2} \rightarrow \text{相対誤差 } 1.3 \times 10^{-4}$$

$$\frac{1}{N^2} + \dots + \frac{1}{2^2} + 1 \rightarrow \therefore 6.5 \times 10^{-7}$$

桁落し (cancellation of significant digits)

値の近い数を用いて計算 → 有効桁数減少

$$1.2345678 - 1.2345555 = 0.0000123$$

例題 : 節約的微分法 $f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$

例：二次方程式の解 $ax^2 + bx + c = 0$

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

$a, b, c > 0, c \approx 0$ の場合

$$x = \frac{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} \rightarrow \text{桁落し}.$$

↓

$$x = \frac{(-b)^2 - (b^2 - 4ac)}{2a(-b - \sqrt{b^2 - 4ac})} = -\frac{2c}{a(b + \sqrt{b^2 - 4ac})}$$

桁落し解消