

計算物理学II (第8回)

今回の内容

- 数値微分・数値積分
- 今回からはレポート問題の範囲ではありません。

数値微分

微分：極限をとる操作

$$f'(a) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+h) - f(a)}{h}$$

数値計算では極限は取れない(実数変数で表せる数の精度に限界がある)
有限の小さなhについて差分をとることで微係数を見積もるのが基本

$$f'(a) = \frac{f(a+h) - f(a)}{h} + \mathcal{O}(h) \quad h \text{のオーダーの項は無視}$$

- この式だと誤差はh程度。hを小さくすれば精度は上がるが限界がある。
(小さなhではf(a+h)とf(a)の値が近くなり桁落ちが発生。倍精度実数の精度の範囲内で同じになってしまう)
- 数値計算ではhの値は自由に変えられないことがある。

例： f(x)の値は x= 0, 0.1, 0.2, 0.3, ... と0.1刻み(グリッド点)のxでの値しかわからないが
x=0.5での微係数f'(0.5)を精度良く計算したい場合など

3点公式

$x=x_i$ でのTaylor展開

$$f(x_i + h) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{1}{2}f''(x_i)h^2 + \frac{1}{3!}f^{(3)}(x_i)h^3 + \mathcal{O}(h^4),$$

$$f(x_i - h) = f(x_i) - f'(x_i)h + \frac{1}{2}f''(x_i)h^2 - \frac{1}{3!}f^{(3)}(x_i)h^3 + \mathcal{O}(h^4),$$

$$f'(x_i) = \frac{-f(x_i - h) + f(x_i + h)}{2h} + \mathcal{O}(h^2)$$

x_i での微分を計算するのに $f(x_i-h)$ と $f(x_i+h)$ を使うだけで
Taylor展開の次の次数の f'' の項がキャンセルするため精度が上がる

5点・7点・9点公式は講義資料参照(同様にTaylor展開から h の高次項を消す)

9点公式では近傍の8点の x での値を使うことで誤差を $\mathcal{O}(h^8)$ にまで小さくすることができる

高階微分

$x=x_i$ でのTaylor展開

$$f(x_i + h) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{1}{2}f''(x_i)h^2 + \frac{1}{3!}f^{(3)}(x_i)h^3 + \mathcal{O}(h^4),$$

$$f(x_i - h) = f(x_i) - f'(x_i)h + \frac{1}{2}f''(x_i)h^2 - \frac{1}{3!}f^{(3)}(x_i)h^3 + \mathcal{O}(h^4),$$

同様に $f'(x_i)$ を消去して $f''(x_i)$ に関する式を導出する(3点公式)

$$f''(x_i) = \frac{f(x_i - h) - 2f(x_i) + f(x_i + h)}{h^2} + \mathcal{O}(h^2)$$

5点、7点、9点公式・・・も高次項を消去することで導出できる(講義資料参照)

数値積分

積分も極限操作

$$\int_a^b f(x)dx = \lim_{h \rightarrow 0} \sum_{i=0}^{N-1} f(x_i)h \quad x_i = a + ih$$

数値計算では有限のhについて積分を評価

積分は区間を分割できるのである程度小さな区間 $[x_i-h, x_i+h]$ を近似することを考える

$$\int_{a=x_0}^{b=x_N} dx = \int_{x_0}^{x_1} + \int_{x_1}^{x_2} + \cdots + \int_{x_{N-2}}^{x_{N-1}} + \int_{x_{N-1}}^{x_N} dx$$

$$\int_{x_{i-1}=x_i-h}^{x_{i+1}=x_i+h} f(x)dx$$

数値積分

被積分関数を積分区間の領域でTaylor展開

$$f(x_i + h) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{1}{2}f''(x_i)h^2 + \frac{1}{3!}f^{(3)}(x_i)h^3 + \mathcal{O}(h^4)$$

最低次だけ取ると

$$\int_{x_i-h}^{x_i+h} f(x)dx = \int_{x_i-h}^{x_i+h} [f(x_i) + \mathcal{O}(h)]dx = 2f(x_i)h + \mathcal{O}(h^2)$$

高さ $f(x_i)$ 、幅 $2h$ の短冊で積分を近似。

$$\begin{aligned} \int_{x_0}^{x_N} f(x)dx &= \left(\int_{x_0}^{x_2} + \int_{x_2}^{x_4} + \cdots + \int_{x_{N-4}}^{x_{N-2}} + \int_{x_{N-2}}^{x_N} \right) f(x)dx \\ &= 2[f(x_1) + f(x_3) + \cdots + f(x_{N-3}) + f(x_{N-1})]h + \mathcal{O}(h) \end{aligned}$$

区分求積法

台形公式

Taylor展開の1次まで考慮(右図の赤い線)

$$f(x) = \begin{cases} f(x_i) + \frac{f(x_i) - f(x_i - h)}{h}(x - x_i) + \mathcal{O}(h^2) & (x_i - h \leq x \leq x_i) \\ f(x_i) + \frac{f(x_i + h) - f(x_i)}{h}(x - x_i) + \mathcal{O}(h^2) & (x_i \leq x \leq x_i + h) \end{cases}$$

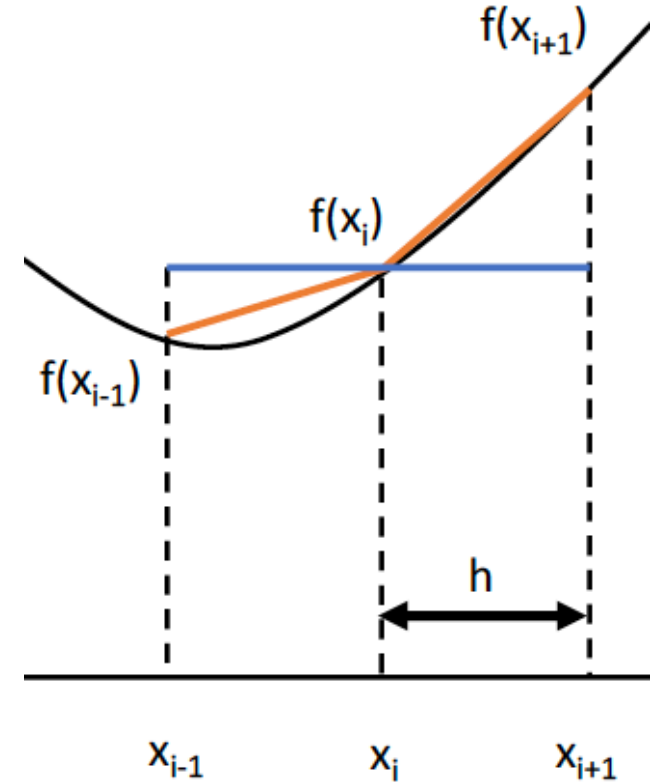
2つの台形で近似することになるため

$$\int_{x_i-h}^{x_i+h} f(x)dx = \frac{h}{2}[f(x_{i-1}) + 2f(x_i) + f(x_{i+1})] + \mathcal{O}(h^3)$$

全区間を足し上げると

$$\int_{x_0}^{x_N} f(x)dx = h \left[\frac{1}{2}f(x_0) + f(x_1) + f(x_2) + \cdots + f(x_{N-2}) + f(x_{N-1}) + \frac{1}{2}f(x_N) \right] + \mathcal{O}(h^2)$$

区分求積法とほぼ同じだが両端で1/2の因子をかけるだけで精度が向上する



Simpsonの公式

Taylor展開の2次の項まで取り入れる

$$f(x_i + h) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{1}{2}f''(x_i)h^2 + \mathcal{O}(h^3)$$

$$\int_{x_i-h}^{x_i+h} f(x)dx = \int_{x_i-h}^{x_i+h} \left[f(x_i) + f'(x_i)(x - x_i) + \frac{1}{2}f''(x_i)(x - x_i)^2 + \mathcal{O}(h^3) \right] dx$$

$$= 2hf(x_i) + \frac{1}{3}f''(x_i)h^2 + \mathcal{O}(h^5)$$

$f^{(3)}(x_i)$ は効かない(奇関数)ので
台形公式より h^2 精度が向上

$$= \frac{h}{3}[f(x_{i-1}) + 4f(x_i) + f(x_{i+1})] + \mathcal{O}(h^5) \quad f''(x_i)は3点公式で近似$$

足し合わせると (Nは偶数)

$$\int_{x_0}^{x_N} f(x)dx = \frac{h}{3}[f(x_0) + 4f(x_1) + 2f(x_2) + 4f(x_3) + \cdots + 2f(x_{N-2}) + 4f(x_{N-1}) + f(x_N)] + \mathcal{O}(h^4)$$

Taylor展開の3次・4次項まで入れた公式はSimpsonの3/8公式、Booleの公式(講義資料参照)

Gauss求積法

- 座標点が等間隔の場合→台形・Simpson公式など
- 座標点を自由に設定できる場合→Gauss求積法のほうが少ない点数で精度が出る

Gauss-Legendre求積法

ゼロ点(abscissa) : x_i はLegendre多項式 $P_n(x_i)=0$ となるゼロ点
重み(weight) : w_i

$$w_i = \frac{2}{(1-x_i^2)[P'_n(x_i)]^2}$$

区間 $[-1,1]$ の積分はゼロ点と重みを使って近似できる (変数変換で区間の変更も可能)

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx \sum_{i=1}^n w_i f(x_i)$$

x_i, w_i は自分で計算も可能だが教科書の表やインターネット上を検索すれば様々な n での値が利用可能

積分区間が有限ではない場合は

Gauss-Laguerre求積法($[0, \infty)$)やGauss-Hermite求積法($(-\infty, \infty)$)を使うことができる