第三章 数值积分与微分法

所有的微积分 $\int f(x)dx$ 核心问题在于求解原函数。数学原理:任意函数均有原函数。 章节概述

应对两种情况: ① 函数用表格形式给出,不知道f(x),无法直接求导或求积

② 函数的解析表达式结构复杂,不易求导或求积

3.1 Newton-cotes 求积公式

3.1.1 插值型求积公式

设 $f \in C[a,b]$ 连续,求 $I = \int_a^b f(x) dx$ 的近似值。 基本条件

问题简化 利用插值法构造

等分 将[a,b] n 等分,有步长: $h = \frac{b-a}{n}$,则节点: $x_k = a + kh$ (k = 0,1,2,...,n)公式推导

L 插值 有 $f(x) = \sum_{k=0}^{n} f(x_k) l_k(x) + R_n(x)$ 已知系数构造基函数。等号由于误差项存在。

 $I = \int_a^b f(x)dx = \sum_{\nu=n}^n f(x_k) \int_a^b l_k(x)dx + \int_a^b R_n(x)dx$ 积分满足交换律

原本f(x)用插值法中 $f(x_k)_{\mathcal{R}} \mathcal{J}_k(x)_{\mathcal{A}}$ 令 $A_k = \int_a^b l_k(x) dx = \int_a^b \prod_{j=0}^n \frac{x-x_j}{x_k-x_j} dx$ (标准多项式)

区间[a,b]是任意的,则该式也是任意的,如果写为0、1就好了。我们想要标准化以便于不同数量级数据合并计算。

则称 $I_n = \sum_{k=0}^{n} A_k f(x_k)$ 为插值型求积公式, A_k 为求积系数

取 $I \approx I_n$, 有 $R_n(I_n) = \int_a^b R_n(x) dx = \frac{1}{(n+1)!} \int_a^b f^{(n+1)}(\xi) \prod_{k=0}^n (x-x_k) dx \Rightarrow I = I_n + R_n(I_n)$ 余项

 ξ 是使用 n 次罗尔定理得到的,与 x_k 有关系。较难处理。

3.1.2 科茨系数 (Cotes 系数)

为了计算 I_n ,只需求出 A_k 概述

导出

記
$$x = a + th$$
,则 $0 \le t \le n$, $dx = hdt$, $x - x_j = (t - j)h$, $x_k - x_j = (k - j)h$ 代入上式:
$$A_k = \int_0^n h \prod_{\substack{j=0 \ j \ne k}}^n \frac{(t - j)h}{(k - j)h} dt = \prod_{\substack{j=0 \ k - j \ j \ne k}}^n \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \ j \ne k}}^n (t - j) dt = \frac{h(-1)^{n-k}}{\prod\limits_{\substack{j=0 \ j \ne k}}^n (j - k)} \int_0^n \prod\limits_{\substack{j=0 \ j \ne k}}^n (t - j) dt = \frac{h(-1)^{n-k}}{\prod\limits_{\substack{j=0 \ j \ne k}}^n (j - k)} \int_0^n \prod\limits_{\substack{j=0 \ j \ne k}}^n (t - j) dt$$

(不能为 k, 所以分为两部分 $\prod_{j=0}^{k-1} (k-j) = k!$, $\prod_{j=k+1}^{n} (j-k) = (n-k)!$, $(-1)^{n-k}$)

$$A_k = (b-a) \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k! (n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \ j \neq k}}^n (t-j) dt = (b-a) C_k^{(n)}$$
 把区间 $[a,b]$ 去除,做标准化过程

记 $C_k^{(n)}$ 为 cotes 系数,k=0,1,2,...,n 该值可预先计算 定义

① $C_{\nu}^{(n)}$ 中 n为等分数, k 为节点下标, 与区间无关 注意

②
$$n=1$$
时, $C_0^{(1)}=-\int_0^1(t-1)dt=\frac{1}{2}$ $C_1^{(1)}=\int_0^1(t)dt=\frac{1}{2}$ 即为梯形公式

$$n = 2 \text{ H}, \quad C_0^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 (t-1)(t-2) dt = \frac{1}{6} \qquad C_1^{(2)} = -\frac{1}{2} \int_0^2 (t)(t-2) dt = \frac{4}{6} \quad C_2^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 t(t-1) dt = \frac{1}{6} \int_0^2 (t-1)(t-2) dt$$

其余可查 Cotes 系数表

- ③ $C_i^{(n)} = C_{n-i}^{(n)}$ 每一行中心对称,且求和为 1
- ④ $n \le 7$ 时, $C_i^{(n)}$ 均为正数; $n \ge 8$ 时,其有正有负 (龙格现象)

3.1.3 Newton-cotes 求积公式

梯形公式
$$T = I_1 = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

Simpson 公式
$$S = I_2 = \frac{b-a}{6} \left[f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b) \right]$$

Cotes 公式
$$C = I_4 = \frac{b-a}{90} [7f(a) + 32f(x_1) + 12f(x_2) + 32f(x_3) + 7f(b)]$$

3.1.4 代数精度

内容 衡量求积公式的精度。可以理解为评价标准

准确成立 若 $I=\int_a^b f(x)dx=\sum_{k=0}^n A_k f(x_k)=I_n$,则称求积公式对函数 f(x)能准确成立

定义 1.1 设有求积公式 $I_n = \sum\limits_{k=0}^n A_k f(x_k)$ 。 若 $\forall 0 \le i \le m, \int_a^b P_i(x) dx = \sum_{k=0}^n A_k P_i(x_k)$ 但 $\int_a^b P_{m+1}(x) dx \ne \sum_{k=0}^n A_k P_{m+1}(x_k)$,则称求积公式具有m次代数精度(从 0 开始到达的最大精度)

注意 ① 求积公式具有m次代数精度 \Leftrightarrow \forall $0 \le i \le m$ 有 $\int_a^b x^i dx = \sum_{k=0}^n A_k x^i$,但 $\int_a^b x^{m+1} dx \ne \sum_{k=0}^n A_k x^{m+1}$

- ② 梯形, Simpson, Cotes 公式分别具有1,3,5次(阶)代数精度.
- ③ 若f 为n次多项式,则 $f^{(n+1)}(\xi) = 0$,故 $I_n = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$ 至少是n次代数精度。
- ④ 若 n 为偶数,则 Newdon-Cotes 公式至少具有 n+1 次代数精度
- ⑤ $\sum_{k=0}^{n} C_k^{(n)} = 1$

3.1.5 几种低阶 Newton-cotes 求积公式的积分余项

梯形公式 $R(T) = \frac{1}{2} \int_a^b f''(\xi_x) \omega_2(x) dx$, $\xi_x \in [a,b]$ 。由于 $\omega_2(x) = (x-a)(x-b)$ 在[a,b]上不变号

所以**积分中值定理**得
$$R(T) = \frac{1}{2} f''(\eta) \int_a^b (x-a)(x-b) dx = -\frac{1}{90} \left(\frac{b-a}{2}\right)^3 f''(\eta), \quad \eta \in (a,b)$$

Simpson 公式
$$R(S) = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{b-a}{2}\right)^4 f^{(4)}(\eta) = -\frac{1}{90} \left(\frac{b-a}{2}\right)^5 f^{(4)}(\eta), \ \eta \in (a,b)$$

Cotes 公式
$$R(C) = -\frac{2(b-a)}{945} \left(\frac{b-a}{2}\right)^6 f^{(6)}(\eta) = \frac{8}{945} \left(\frac{b-a}{2}\right)^7 f^{(6)}(\eta), \eta \in (a,b)$$

3.1.6 数值求积公式的数值稳定性

因为相对而言, $C_k^{(n)}$ (查表可得)和 x_k (n 等分)均能准确计算。所以积分的舍入误差来自 $f(x_k)$ 的计算。

规定
$$\bar{l}_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} \bar{f}(x_k)$$

推导 考虑
$$I_n - \bar{I_n} = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} (f(x_k) - \bar{f}(x_k)) = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} \varepsilon_k$$

当 $C_h^{(n)}$ 全为正数时. $|I_n - \overline{I_n}| \leq \max |\varepsilon_k| (b-a)$

推导: $|I_n - \overline{I_n}| = |(b-a)\sum_{k=0}^n C_k^{(n)} \varepsilon_k| = |b-a||\sum_{k=0}^n C_k^{(n)} \varepsilon_k| \le (b-a)\sum_{k=0}^n |C_k^{(n)} \varepsilon_k| \le (b-a) \max |\varepsilon_k| |\sum C_k^{(n)}| = \max |\varepsilon_k| (b-a)$

当 $C_k^{(n)}$ 存在变号时 $(n \ge 8)$, $\max |\varepsilon_k|(b-a)\sum_{k=0}^n \left|C_k^{(n)}\right| > (b-a)\max |\varepsilon_k|$ 将影响公式的稳定性。

所以高阶会显著影响稳定性。因此一般实用的是低阶公式。

3.2 复合求积分

3.2.1 复合求积公式

条件 考虑[a,b]分为小区间,在每个小区间上用低阶公式,再将结果求和。

设有x = a + th (k = 0,1,2,...,n) $h = \frac{b-a}{n}$ 在区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 使用梯形公式

推导 $\int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) dx \approx \frac{h}{2} [f(x_k) + f(x_{k+1})]$

 $\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{k=0}^{n-1} \int_{x_{k}}^{x_{k+1}} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n-1} \frac{h}{2} [f(x_{k}) + f(x_{k+1})] = \frac{h}{2} [f(a) + 2\sum_{k=1}^{n-1} f(x_{k}) + f(b)]$

称其为复合梯形公式

$$T_n = \int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2n} \left[f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b) \right]$$

复合 Cotes 公式: $C_n = \frac{b-a}{90n} \left[7f(a) + 14\sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + 7f(b) + 32\sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{4}}) + 12\sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}}) + 32\sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{3}{4}}) \right]$

例题 1. 依次使用n=8的复合梯形,n=4的符合 Simpson,n=2的复合 Cotes 计算定积分 $\int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$

首先计算所需各节点的函数值,再利用公式分别计算 T_8, S_4, C_2

3.2.2 复合求积公式的余项及收敛的阶

1 复合梯形 余项: $I - T_n = -\frac{nh^3}{12} f''(\eta) = -\frac{h^2}{12} (b-a) f''(\eta) \approx -\frac{h^2}{12} [f'(b) - f'(a)] (n 充分大时)$

推导
$$I - I_n = \sum_{k=0}^{n-1} \left(-\frac{h^3}{12} f''(\eta_k) \right)_{\text{每个的误差项}} = -\frac{nh^3}{12} \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} f''(\eta_k)_{\text{期望}}$$
 设在[a,b]上连续,

则由连续函数的中值定理知 $\exists \eta \in (a,b)$ 使得 $\frac{1}{n}\sum_{k=0}^{n-1}f''(\eta_k) = f''(\eta)$

即
$$I - T_n = -\frac{nh^3}{12}f''(\eta) = -\frac{h^2}{12}(b-a)f''(\eta)$$
 整体误差只取决于 h^2 ,步长越小精度越高

又有
$$\lim_{h\to 0} \frac{l-T_n}{h^2} = \lim_{h\to 0} \left(-\frac{nh^3}{12}f''(\eta)h\right) = -\frac{1}{12}\int_a^b f''(x)dx = -\frac{1}{12}[f'(b)-f'(a)]$$

2 复合 Simpson 公式 $I - S_n = -\left(\frac{h}{2}\right)^4 \frac{(b-a)}{180} f^{(4)}(\eta) \approx -\frac{(b-a)}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 [f'''(b) - f'''(a)]$

3 复合 Cotes 公式
$$I-C_n = -\frac{2(b-a)}{945} \left(\frac{h}{2}\right)^6 f^{(6)}(\eta) \approx -\frac{2}{945} \left(\frac{h}{4}\right)^6 \left[f^{(5)}(b) - f^{(5)}(a)\right]$$

注意: 若f在[a,b]上具有 2, 4, 6 阶连续函数,则当 $n \to \infty (h \to 0)$ 时, $T_n, S_n, C_n \to I$,且速度一个比一个快收敛阶 公式收敛的速度

定义 2 设 I_n 为复合求积公式,若 $\lim_{h\to 0} \frac{I-I_n}{h^p} = C \neq 0$,则称求积公式是 p 阶收敛的

注意: T_n, S_n, C_n 分别是 2, 4, 6 阶收敛的。

计算值的精度与h(n)有关,还与f''(f(4), f(6))有关,估值困难,通常采用算后估值误差来调整步长.

3.2.3 步长的自动选择

原理 因为 $I - T_n = -\frac{b-a}{12}h^2f''(\xi_1), \ I - T_{2n} = -\frac{b-a}{12}h_{为左边-*}^2f''(\xi_2)$

其中 $f''(\xi_1) = \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} f''(\eta_i)$ (n 个 2 阶导数的平均值) $f''(\xi_2) = \frac{1}{2n} \sum_{k=0}^{2n-1} f''(\eta_i)$ (2n 个 2 阶导数的平均值)

当n充分大时, $f''(\eta_2) \approx f''(\eta_1)$ 从而 $\frac{I-T_{2n}}{I-T_n} \approx \frac{1}{4} \Rightarrow I - T_{2n} \approx \frac{1}{3} (T_{2n} - T_n)$

即以 T_{2n} 作为I 的近似值时,其误差约为 $\Delta = \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n)$ 若规定精度误差限为 ε ,只需 $\Delta \leq \varepsilon$

例题 1. 用变步长的复合 Simpson 公式计算定积分 $\int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$,并给定误差限 $\varepsilon = \frac{1}{2} \times 10^{-6}$

用 $\Delta = \frac{1}{63} |C_{2n} - C_n| \le \varepsilon$ 作为复合 Cotes 公式中控制步长的条件。

先取h = b - a = 1, $S_1 = 0.9461459$,再取h = 0.5, $S_2 = 0.94608688$, $\Delta = \frac{1}{15}|S_1 - S_2| = 0.36*10^{-4} > \varepsilon$

继续 $h=0.25, S_4=0.9460833, \Delta-\frac{1}{15}|S_4-S_2|=2.4*10^{-7}<\varepsilon$ 故 $I\approx S_4=0.9460833$

注: 在步长折半过程中, 出现一批新节点, 还有一点旧节点, 将重复计算函数值.