数值分析

第四章: 数值积分

张亚楠¹

苏州大学数学科学学院

¹Email: ynzhang@suda.edu.cn

问题提出

如何计算定积分?

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \lim_{\lambda \to 0} \sum_{j=0}^{n} f(x_j) \Delta x_j$$

微积分基本定理

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = F(b) - F(a);$$

如果无法找到原函数或者原函数过于复杂不适合数值计算,怎么办?

定积分本质是一个具体的数!!!

我们的目标是找到这个数的近似值,精度越高越好,代价越小越好!

• 积分中值定理:

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = f(\xi)(b-a)$$

• 积分中值定理:

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = f(\xi)(b-a)$$

• 近似被积函数

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} p(x)dx$$

• 积分中值定理:

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = f(\xi)(b-a)$$

• 近似被积函数

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} p(x)dx$$

• 积分的区域可加性: 复化求积分公式

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^c f(x)dx + \int_c^b f(x)dx = \dots$$

• 积分中值定理:

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = f(\xi)(b-a)$$

• 近似被积函数

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} p(x)dx$$

• 积分的区域可加性: 复化求积分公式

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^c f(x)dx + \int_c^b f(x)dx = \dots$$

• 进一步提高效率: 自适应求积分

• 积分中值定理:

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = f(\xi)(b-a)$$

• 近似被积函数

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} p(x)dx$$

• 积分的区域可加性: 复化求积分公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \int_{a}^{c} f(x)dx + \int_{c}^{b} f(x)dx = \dots$$

• 进一步提高效率: 自适应求积分

• 积分中值定理:

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = f(\xi)(b-a)$$

• 近似被积函数

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} p(x)dx$$

• 积分的区域可加性: 复化求积分公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \int_{a}^{c} f(x)dx + \int_{c}^{b} f(x)dx = \dots$$

• 进一步提高效率: 自适应求积分

矩形公式

Example 1

左矩形, 右矩形公式, 中点公式, 梯形公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = f(\xi)(b-a)$$

$$\approx f(a)(b-a)$$

$$\approx f(b)(b-a)$$

$$\approx f(\frac{a+b}{2})(b-a)$$
中矩形
$$\approx \frac{f(a)+f(b)}{2}(b-a)$$
梯形公式

梯形公式的截断误差

利用Taylor展开推导,其它公式留作习题

$$E_T = \int_a^b f(x)dx - \frac{f(a) + f(b)}{2}(b - a) = \int_a^b [f(x) - \frac{f(a) + f(b)}{2}]dx$$

Hint:

$$f(x) = f(a) + f'(a)(x - a) + f''(\xi_1)(x - a)^2$$

$$f(x) = f(b) + f'(b)(x - b) + f''(\xi_2)(x - b)^2$$

$$E_T = \int_a^b \frac{1}{2} \left[\underline{f'(a)(x - a) + f'(b)(x - b)} + \underline{f''(\xi_1)(x - a)^2 + f''(\xi_2)(x - b)^2} \right] dx$$

$$= \frac{1}{2} \left[\underline{\left(f'(a) - f'(b)\right) \frac{(b - a)^2}{2}} + \underline{C_1 * (b - a)^3} \right]$$

$$= \underline{C_2 * (b - a)^3}$$

具体常数与f(x)二阶导数有关,利用微分中值定理和介值定理可精确估计。。

梯形公式及其误差说明

- 数值积分的效果与被积函数的光滑度和积分区间有关
- ◎ 高阶导数越小,积分区间越小,效果越好

如何改进?

- 寻找比梯形公式更好的公式: <u>Simpson、Gauss</u>
- 根据积分区间可加性,将大区间积分分割成小区间: <u>复化求积公式</u>

Contents

- 1. 插值型求积和代数精度
- 2. Newton-Cotes公式
- 3. 复化求积公式
- 4. Romberg 求积公式
- 5. 自适应求积
- 6. Gauss 求积

插值型求积

$$\begin{cases} 目标: \int_a^b f(x) dx \\$$
已有手段: 插值 $f(x) \approx p_n(x) \end{cases} \Rightarrow \int_a^b f(x) dx \approx \int_a^b p_n(x) dx$

对被积函数f(x)考虑多项式 $p_n(x)$ 插值方法近似,进而对多项式精确求积

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} \sum_{k=0}^{n} f(x_{k})l_{k}(x)dx = \sum_{k=0}^{n} f(x_{k}) \underbrace{\int_{a}^{b} l_{k}(x)dx}_{a}$$

思考

积分给定,利用上式计算出结果还缺少什么?

插值型求积

Definition 2

给定n+1个节点 $\{x_j\}$,求积公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n} f(x_k)A_k$$

 A_k 称为求积系数, x_j 求积节点; 如果

$$A_k = \int_a^b l_k(x) dx$$

则称求积公式是插值型的.

计算过程

- \bullet 选出求积节点 x_j 并计算求积系数 A_k
- ② 计算和式

如何判断求积公式的好坏?

给定 求积公式

$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n f(x_k)A_k = \int_a^b p_n(x)dx$$

- 计算复杂度
- ② 稳定性
- 收敛性
- 代数精度

Tips 代数精度和稳定性是我们设计具体求积算法的准则!!

代数精度

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n} f(x_k)A_k$$

代数精度

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n} f(x_k)A_k$$

思考: 如果f(x)本身是次数不超过n的多项式,上述求积公式误差是多少?

<u>进一步思考:</u> 若一求积公式对所有次数不超过n的多项式精确成立,n是否越大

越好?

Definition 3

如果某个求积公式对所有次数不超过m的代数多项式精确成立,但是对m+1阶多项式不精确成立,则称该公式有m次代数精度(Order of exactness).

代数精度的验证方法

如何刻画求积公式对所有次数不超过n的代数多项式精确成立?

<u>Hint:</u> 只要验证求积公式对 $\{1, x, x^2, ..., x^n\}$ 精确成立, 即表明对次数不超过n的 多项式都精确成立。

● 若某个具体的求积公式对 $\{1, x, x^2, ..., x^n\}$ 精确成立,即

$$\int_a^b x^j dx = \sum_{k=0}^n (x_k)^j A_k$$

● 任意一个次数不超过n的多项式 $P_n(x) = \sum_{j=0}^n a_j x^j$ 成立

$$\int_{a}^{b} P_{n}(x)dx = \int_{a}^{b} \sum_{j=0}^{n} a_{j}x^{j}dx = \sum_{j=0}^{n} a_{j} \int_{a}^{b} x^{j}dx = \sum_{j=0}^{n} a_{j} \sum_{k=0}^{n} (x_{k})^{j} A_{k}$$

$$= \sum_{k=0}^{n} \sum_{j=0}^{n} a_{j}(x_{k})^{j} A_{k} = \sum_{k=0}^{n} \underline{P_{n}(x_{k})} A_{k} \to \text{ #f M} ! !$$

验证:中矩形公式和梯形公式具有一次代数精度。

Example 4

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \frac{f(a) + f(b)}{2}(b - a)$$

$$\mathfrak{P}f(x) = 1,$$

$$left = b - a, \quad right = b - a$$

$$\mathfrak{P}f(x) = x,$$

$$left = \frac{1}{2}(b^2 - a^2), \quad right = \frac{a+b}{2}(b-a)$$

$$\Re f(x) = x^2,$$

$$left = \frac{1}{3}(b^3 - a^3), \quad right = \frac{a^2 + b^2}{2}(b - a)$$

李庆扬教材 p100, 例1

Theorem 5

形如(*)求积公式具有至少n次代数精度 ← 该公式是插值型的。

证明: 充分性略; 必要性: 若求积公式

$$I_n = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \qquad (*)$$

具有至少n次代数精度,则对特殊的n次多项式 – Lagrange插值基函数 $l_k(x)$ 精确成立. 即、

$$\int_{a}^{b} l_{k}(x)dx = \sum_{j=0}^{n} A_{j}l_{k}(x_{j}) = A_{k}$$

上式用到 $l_k(x_j) = \delta_{kj}$ 果然是插值型的.

收敛性和稳定性

Definition 6

若

$$\lim_{\substack{n \to \infty \\ h \to 0}} \sum_{k=0}^{n} A_k f(x_k) = \int_a^b f(x) dx$$

其中 $h = \max_j |x_{j+1} - x_j|$ 则称该积分公式收敛.

Definition 7

 $\forall \varepsilon > 0$, 若 $\exists \delta > 0$, 只要 $|f(x_k) - \bar{f}_k| < \delta$, 就有

$$|I_n(f) - I_n(\bar{f})| = \left| \sum_k A_k \left[f(x_k) - \bar{f}_k \right] \right| < \varepsilon$$

则称该积分公式是稳定的.

Theorem 8

若求积系数 A_k 非负,则该求积公式是稳定的。

简单证明并举例说明高阶Newton-Cotes公式不适合实际计算(求积系数有负的)。

李庆扬教材p104 表4-1

代数精度与积分余项之间的关系

标注

若如下求积公式 具有m次代数精度,则其求积公式余项必可表达为如下形式:

$$R[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - \sum_{k=0}^{n} A_{k}f(x_{k}) = K \cdot f^{(m+1)}(\eta)$$

其中K是与f无关的待定参数, $\eta \in (a,b)$.

说明: 该结论在李庆扬《数值分析》第五版第101页(1.8)式,结论不对。刘长剑给了反例

Peano kernel theorem

Theorem 9

若积分公式有m次代数精度,则积分误差(积分余项)满足下式

$$R[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - \sum A_{k}f(x_{k}) = \int_{a}^{b} K_{m}(t)f^{(m+1)}(t)dt$$

where

$$K_m(t) = \frac{1}{m!} \left[\int_a^b (x - t)_+^m dx - \sum_{k=0}^n A_k (x_k - t)_+^m \right],$$

$$(x-t)_{+} = \begin{cases} x-t, & x \ge t \\ 0, & x < t \end{cases}$$

$$R[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - \sum A_{k}f(x_{k}) = \int_{a}^{b} K_{m}(t)f^{(m+1)}(t)dt$$

说明: $K_m(t)$ 是关于t的函数,因此

$$|R(f)| = \left| \int_a^b K_m(t) f^{(m+1)}(t) dt \right| \le ||f^{(m+1)}||_c \int |K_m(t)| dt$$

 K_m 称为Peano核,具有唯一性。上式可用于估计。但是对于一般的积分公式,积分余项还要通过其它方法得到. 一般情况下(好用的公式),如果具有m次代数精度,则积分余项基本上等于 $\mathcal{O}[(b-a)^{m+1}]$.

Contents

- 1. 插值型求积和代数精度
- 2. Newton-Cotes公式
- 3. 复化求积公式
- 4. Romberg 求积公式
- 5. 自适应求积
- 6. Gauss 求积
- 7. 重积分

数值积分的关注点

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} p_n(x)dx = \sum_{k=0}^{n} A_k f(\mathbf{x_k}), \quad A_k = \int_{a}^{b} l_k(x)dx$$

- 计算复杂度: (n+1)次乘法
- 稳定性: 系数 A_k > 0即稳定
- 代数精度:逐次检验积分公式对 $f(x) = x^j$, j = 0, 1, 2, ... 是否精确?
- 误差(积分余项) $R[f] = \int_a^b f(x)dx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) = ?$

$$R[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - \int_{a}^{b} p_{n}(x)dx = \int_{a}^{b} \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{j=0}^{n} (x - x_{j})dx$$

Newton-Cotes公式: 等距选点!!

将积分区间[a,b] 进行n等分,所得插值型积分公式为Newton-Cotes公式

n=1时,梯形公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n} A_{k} f(\mathbf{x}_{k}) = f(a) * A_{0} + f(b) * A_{1}$$

$$A_0 = \int_a^b \frac{x-b}{a-b} dx = \frac{b-a}{2}, \quad A_1 = \int_a^b \frac{x-a}{b-a} dx = \frac{b-a}{2}$$

- 代数精度? 稳定性?
- ② 积分余项(误差)

$$R_T[f] = \int_a^b [f(x) - p_1(x)] dx = \int_a^b \frac{f''(\xi)}{2} \underline{(x-a)(x-b)} dx$$

$$= \frac{f''(\eta)}{2} \int_a^b (x-a)(x-b) dx = -\frac{f''(\eta)}{2} \frac{(b-a)^3}{6}$$

n = 2的Newton-cotes公式: Simpson公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} P_{2}(x)dx$$

$$= \int_{a}^{b} \left[f(a)l_{0}(x) + f(\frac{a+b}{2})l_{1}(x) + f(b)l_{2}(x) \right] dx$$

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

问题

稳定性?代数精度?误差(积分余项)?

Simpson公式的代数精度

Example 10

验证 Simpson公式 代数精度为3

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{6} \left[f(a) + 4 f(\frac{a+b}{2}) + f(b) \right]$$

Simpson公式是插值型的,至少有两次代数精度!!只需验证3次以上的情况

 $f(x) = x^3$ 精确成立

$$\frac{b^4 - a^4}{4} = \int_a^b x^3 dx = \frac{b - a}{6} \left[a^3 + 4(\frac{a + b}{2})^3 + b^3 \right]$$

② f(x) = x⁴不精确成立

思考:

二次插值所得积分公式为何对三次多项式精确成立?

Simpson公式的积分余项

考虑三点做二次插值

$$R_S[f] = \int_a^b \frac{f^{(3)}(\eta)}{3!} (x-a)(x - \frac{a+b}{2})(x-b) dx$$

横线部分在[a,b]积分为零,貌似很好,但是无法使用积分中值定理,整体积分 无法估计。 麻烦!!

思考

- 1) 二次插值所得积分公式为何对三次多项式精确成立?
- 2) 对所有三次多项式精确成立;却只有三个插值节点?是否矛盾?
- 3) 若不矛盾, 如何解释并给出误差估计式?

Simpson公式的推导方法2

考虑三点的Hermite插值 记

$$a, x_1 = \frac{a+b}{2}, b, x_1$$

为插值节点,其中 x_1 是重节点 ,则积分公式的Newton型表达式如下

$$\int_{a}^{b} \left[\underline{f(a) + f[a, x_{1}](x - a) + f[a, x_{1}, b](x - a)(x - x_{1})} + f[a, x_{1}, b, x_{1}](x - a)(x - x_{1})(x - b) \right] dx$$

上式红色部分的积分为零,即三次多项式所得积分公式与Simpson公式一样。。。。。

Simpson公式的精确误差

Hermite插值余项

$$\frac{f^{(4)}(\xi)}{4!}(x-a)(x-\frac{a+b}{2})^2(x-b)$$

划线部分不变号,类似梯形公式可用积分中值定理估计.

$$\int_{a}^{b} f(x)dx - \int_{a}^{b} \frac{P_{2}(x)dx}{P_{2}(x)dx} = \int_{a}^{b} f(x)dx - \int_{a}^{b} \frac{H_{3}(x)dx}{H_{3}(x)dx}$$

$$= \int_{a}^{b} \left[\frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} \underbrace{(x-a)(x-\frac{a+b}{2})^{2}(x-b)} \right] dx = \frac{f^{(4)}(\zeta)}{4!} \int_{a}^{b} (x-a)(x-\frac{a+b}{2})^{2}(x-b) dx = \frac{f^{(4)}(\zeta)}{4!} \frac{-1}{120}(b-a)^{5}$$

偶数次Newton-Cotes公式代数精度

Theorem 11

当n为偶数时, Newton-Cotes公式对 $f(x) = x^{n+1}$ 精确成立

$$R[f] = \int_{a}^{b} \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{j=0}^{n} (x - x_j) dx = \int_{a}^{b} \prod_{j=0}^{n} (x - x_j) dx = 0$$

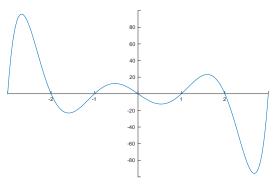
偶数次Newton-Cotes公式代数精度

Theorem 11

当n为偶数时, Newton-Cotes公式对 $f(x) = x^{n+1}$ 精确成立

证明: $\Diamond f^{(n)} - m^{n+1}$ 夹电和公识学

$$R[f]$$
 =



高阶Newton-Cotes公式

n	coef.s								
1	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$							
2	$\frac{1}{6}$	$\frac{2}{3}$	$\frac{1}{6}$						
3	$\frac{1}{8}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{1}{8}$					
4	$\frac{7}{90}$	$\frac{16}{45}$	$\frac{2}{15}$	$\frac{16}{45}$	$\frac{7}{90}$				
5	$\frac{19}{288}$	$\frac{25}{96}$	$\frac{25}{144}$	$\frac{25}{144}$	$\frac{25}{96}$	$\frac{19}{288}$			
6	$\frac{41}{840}$	$\frac{9}{35}$	$\frac{9}{280}$	$\frac{34}{105}$	$\frac{9}{280}$	$\frac{9}{35}$	$\frac{41}{840}$		
7	$\frac{751}{17280}$	$\frac{3577}{17280}$	$\frac{1323}{17280}$	$\frac{2989}{17280}$	$\frac{2989}{17280}$	$\frac{1323}{17280}$	$\frac{3577}{17286}$	$\frac{751}{17380}$	
8	$\frac{989}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$	$\frac{-928}{28350}$	$\frac{10498}{28350}$	$\frac{-4540}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$\frac{-928}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$	$\frac{998}{28350}$

梯形公式和Simpson公式更受欢迎!!

Contents

- 1. 插值型求积和代数精度
- 2. Newton-Cotes公式
- 3. 复化求积公式
- 4. Romberg 求积公式
- 5. 自适应求积
- 6. Gauss 求积
- 7. 重积分

复合梯形公式

梯形公式及误差

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \frac{b-a}{2} \left[f(a) + f(b) \right] + \frac{-f''(\eta)}{12} (b-a)^{3}$$

将[a,b]进行n等分, 记

$$x_j = a + jh, \ h = \frac{b-a}{n}, \ j = 0, 1, ..., n$$

$$I(f) = \int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{j=0}^{n-1} \int_{x_{j}}^{x_{j+1}} f(x)dx$$
$$= \frac{h}{2} \sum_{j=0}^{n-1} \left[f(x_{j}) + f(x_{j+1}) \right] + R_{n}(f)$$

复合梯形公式

记

$$T_n = \frac{f(a) + f(b)}{2}h + h\sum_{j=1}^{n-1} f(x_j)$$

则

$$R_n(f) = -\frac{b-a}{12}h^2f''(\eta)$$

为复合梯形公式, 余项

$$R_n(f) = \sum_{j=0}^{n-1} \frac{-h^3}{12} f''(\eta_j)$$

由介值定理 ∃η, s.t.,

$$f^{''}(\eta) = \frac{1}{n} \sum_{j=0}^{n-1} f^{''}(\eta_j)$$

考查

- 如何计算? 计算复杂度
- ❷ 稳定性
- ◎ 收敛性

复合梯形公式举例

Example 12

取不同节点数,利用复合梯形公式计算

$$\int_{-1}^{1} e^x dx = e - e^{-1} = 2.350402387287603$$

查看精度并检验收敛性。

给定节点等分数n, 计算过程如下

- 网格节点 x_j , 并取出函数值 $f(x_j)$
- ❷ 给出求积系数Ak,

$$\frac{1}{2}, 1, 1, ..., 1, \frac{1}{2}$$

● 求和算出结果 $\sum_k A_k * f(x_k)$

复合Simpson公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \frac{b-a}{6} \left[f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b) \right] + \frac{f^{(4)}(\zeta)}{4!} \frac{-1}{120} (b-a)^{5}$$

将区间[a,b]进行2n等分,记 $x_j = a + jh$

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{j=0}^{n-1} \int_{x_{2j}}^{x_{2j+2}} f(x)dx$$

$$\approx \frac{h}{3} \sum_{j=0}^{n-1} \left[f(x_{2j}) + 4f(x_{2j+1}) + f(x_{2j+2}) \right]$$

$$S(f) = \frac{h}{3} \left[f(a) + f(b) + 2 \sum_{j=1}^{n-1} f(x_{2j}) + 4 \sum_{j=0}^{n-1} f(x_{2j+1}) \right]$$



复合Simpson公式

$$\int_{a}^{b} f($$

 $a)^5$

将区间[a,b]

$$\int_{a}^{b} f($$



$$S(f) = \frac{h}{3} \left[f(a) + f(b) + 2 \sum_{j=1}^{n-1} f(x_{2j}) + 4 \sum_{j=0}^{n-1} f(x_{2j+1}) \right]$$

复合Simpson公式误差

根据Simpson公式的积分余项,可知

$$R_n(S) = \sum_{j=0}^{n-1} \frac{f^{(4)}(\zeta_j)}{4!} \frac{-1}{120} (2h)^5 = \frac{-1}{120 * 4!} (2h)^5 * \underline{n * f^{(4)}(\zeta)}$$
$$= \frac{-1}{120 * 4!} (2h)^4 * (b-a) * f^{(4)}(\zeta) = \frac{h^4}{180} * (b-a) * f^{(4)}(\zeta)$$

Example 13

例3 教材108页

$$\int_0^1 f(x)dx = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$$

已知 $\|f^{(k)}\|_c \leq \frac{1}{k+1}$ 如果积分误差要求为 10^{-6} ,复合Simpson公式的等分数n取多少?

小结

- 复合梯形公式和Simpson公式是最受欢迎的数值积分公式!!
- ◎ 计算简单!稳定性好!精度也不差!

进一步学习:

学习要贪得无厌,还有更好的公式,但是理论复杂一些!!

- 理查德森外推和自适应积分
- ② 正交多项式和gauss积分

Contents

- 1. 插值型求积和代数精度
- 2. Newton-Cotes公式
- 3. 复化求积公式
- 4. Romberg 求积公式
- 5. 自适应求积
- 6. Gauss 求积
- 7. 重积分

Richardson 外推技巧

复合梯形公式有如下形式的误差估计式(Euler-Maclaurin公式),比较麻烦

(1)
$$I(f) - T_n(f) = \alpha_1 h^2 + \alpha_2 h^4 + \alpha_3 h^6 + \mathcal{O}(h^8)$$

思考: 能否利用上式,结合 T_n , T_{2n} 的结果得到更为精确的积分值?

(2)
$$I(f) - T_{2n}(f) = \alpha_1(\frac{h}{2})^2 + \alpha_2(\frac{h}{2})^4 + \alpha_3(\frac{h}{2})^6 + \mathcal{O}(h^8)$$

化简得到

$$\frac{1}{3}\left[4*(2)-(1)\right] = I(f) - \left[\frac{4}{3}T_{2n}(f) - \frac{1}{3}T_{n}(f)\right] = \beta_1 h^4 + \beta_2 h^6 + \beta_3 h^8 + \cdots$$

Simpson公式的推导3

化简 $\frac{4}{3}T_2(f) - \frac{1}{3}T_1(f) = S(f)$

节点	T_1	T_2	$\frac{4}{3}T_2(f) - \frac{1}{3}T_1(f)$
f(a)	$\frac{b-a}{2}$	$\frac{b-a}{4}$	$\frac{b-a}{6}$
$f(\frac{a+b}{2})$	0	$\frac{b-a}{2}$	$\frac{2(b-a)}{3}$
f(b)	$\frac{b-a}{2}$	$\frac{b-a}{4}$	$\frac{b-a}{6}$

进而得到Simpson公式的误差估计式

$$I(f) - S_n(f) = \beta_1 h^4 + \beta_2 h^6 + \mathcal{O}(h^8)$$

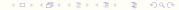
Romberg积分

$$I(f) - S_n(f) = \beta_1 h^4 + \beta_2 h^6 + \mathcal{O}(h^8)$$
$$I(f) - S_{2n}(f) = \beta_1 (\frac{h}{2})^4 + \beta_2 (\frac{h}{2})^6 + \mathcal{O}(h^8)$$

思考:

能否利用外推思想,借助于Simpson公式构造更高精度的求积公式?

$$\frac{16}{15}S_{2n}(f) - \frac{1}{15}S_n(f)$$



Romberg积分的编程实现

T_n		
T_{2n}	S_n	
T_{4n}	S_{2n}	R_n

Romberg积分的编程实现

T_n			T_n		
T_{2n}	S_n		T_{2n}	S_n	
T_{4n}	S_{2n}	R_n	T_{4n}	S_{2n}	R_n

Romberg积分的编程实现

T_n			T_n			T_n		
T_{2n}	S_n		T_{2n}	S_n		T_{2n}	S_n	
T_{4n}	S_{2n}	R_n	T_{4n}	S_{2n}	R_n	T_{4n}	S_{2n}	R_n

小结

- 对于光滑的被积函数, Romberg积分近乎完美解决问题!
- ❷ 对于光滑的周期函数,梯形公式完美解决!WHY?

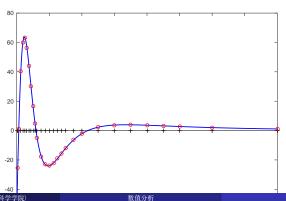
Contents

- 1. 插值型求积和代数精度
- 2. Newton-Cotes公式
- 3. 复化求积公式
- 4. Romberg 求积公式
- 5. 自适应求积
- 6. Gauss 求积
- 7. 重积分

合理分布求积节点

考查利用中点公式计算积分

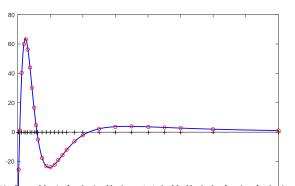
$$\int_a^b \frac{100}{x^2} \sin(\frac{10}{x}) dx$$



合理分布求积节点

考查利用中点公式计算积分

$$\int_a^b \frac{100}{x^2} \sin(\frac{10}{x}) dx$$



问题: 如何比较合理的分布求积节点? 图中的节点如何自动选取?

Algorithm1 递归算法的解释

I. procedure integrate (f, a, b, τ)

2.

$$Q \approx \int_a^b f(x) \, \mathrm{d}x$$

3.

$$\varepsilon pprox \left| Q - \int_a^b f(x) \, \mathrm{d}x \right|$$

- 4. if $\varepsilon > \tau$ then
- 5. m = (a + b) / 2
- 6. Q = integrate(f,a,m,tau/2) + integrate(f,m,b,tau/2)
- 7. endif
- 8. return Q

Algorithm2: procedure integrate (f, a, b, τ)

I.
$$I:Q_npprox \int_a^b f(x)\,\mathrm{d}x$$
 2. $arepsilon:\left|Q_n-\int_a^b f(x)\,\mathrm{d}x
ight|$

- 3. initialize heap H with interval [a, b], integral Q_n and error ε
- 4. while $\varepsilon > \tau$ do
- 5. k: index of interval with largest ε_k in H

6.
$$m = (a_k + b_k)/2$$

7.
$$I_l = \int_{a_k}^{m} f(x) dx; \quad I_r = \int_{m}^{b_k} f(x) dx$$

8.
$$\varepsilon_l = \left| Q_n[a_k, m] - \int_{a_k}^m f(x) dx \right|; \quad \varepsilon_r = \left| Q_n[m, b_k] - \int_m^{b_k} f(x) dx \right|$$

- **9.** $I:I-I_k+I_l+I_r$ $\varepsilon:\varepsilon-\varepsilon_k+\varepsilon_l+\varepsilon_r$
- 10. push interval $[a_k,m],\ [m,b_k]$ with the integral $I_l,\ I_r$ and errors $\varepsilon_l,\ \varepsilon_r$ onto H
- II. endwhile I2. return I

Simpson公式的近似后验误差估计

思考: 在构造自适应积分时, 哪一步是关键?

Simpson公式的近似后验误差估计

思考: 在构造自适应积分时,哪一步是关键? 后验误差!如何快速有效的计算后验误差? 以Simpson公式为例:

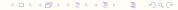
$$I(f) - S_n(f) = \alpha_1 h^4 + \alpha_2 h^6 + \mathcal{O}(h^8)$$

$$I(f) - S_{2n}(f) = \alpha_1(\frac{h}{2})^4 + \alpha_2(\frac{h}{2})^6 + \mathcal{O}(h^8)$$

第二式乘以16减去第一式得到:

$$15[I(f) - S_{2n}(f)] - [S_{2n}(f) - S_n(f)] = \mathcal{O}(h^6)$$

则 $\frac{1}{15}$ $\left[S_{2n}(f) - S_n(f)\right]$ 可作为 $S_{2n}(f)$ 的后验误差



Contents

- 1. 插值型求积和代数精度
- 2. Newton-Cotes公式
- 3. 复化求积公式
- 4. Romberg 求积公式
- 5. 自适应求积
- 6. Gauss 求积
- /. 重积分

Gauss 积分

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n} f(\mathbf{x}_{k})A_{k}$$

目标:

求积节点的最优选取!!

学习目标:

- 参考教材中几类特殊的求积公式,特别是奇异积分,无穷区间积分。
- 了解Gauss 积分的思想,掌握用法; 会计算简单的两点gauss积分公式。

Gauss 积分的一般原理

给定如下数值积分公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n} A_{k} f(x_{k}) \tag{1}$$

求积节点和求积系数待定;

针对(2n+2)个待定参数, <u>可以期望该公式有(2n+1)次代数精度</u>; 即对

$$f(x) = \{1, x, x^2, ..., x^{2n+1}\}$$

精确成立.

代数精度次数最高只可能是(2n+1)

可以证明:代数精度不会达到(2n+2);f(x)取如下(2n+2)阶多项式

$$f(x) = \prod_{j=0}^{n} (x - x_j)^2$$

则

$$0 < \int_{a}^{b} f(x)dx \neq \sum_{k=0}^{n} A_{k}f(x_{k}) = 0$$

积分公式(1)不会超过(2n+2)次代数精度.

gauss积分公式也是插值型的

针对更一般的带权积分

$$\int_a^b f(x)\rho(x)dx \approx \int_a^b p_n(x)\rho(x)dx = \int_a^b \Big[\sum_{k=0}^n f(x_k)l_k(x)\Big]\rho(x)dx$$

$$\sum_{k=0}^{n} f(x_k) \underbrace{\int_{a}^{b} l_k(x) \rho(x) dx}_{= k=0} = \sum_{k=0}^{n} A_k f(x_k)$$

有如下定义

Definition 14

如果上述求积公式具有 (2n+1)次代数精度,则称其节点 x_k 为gauss点,相应公式称为 高斯型求积公式.

从定义出发推导求积公式比较复杂;一些特殊的权函数有相关结果。

Gauss求积公式举例

Example 15

推导单点、

$$\int_{-1}^{1} f(x)dx \approx A_0 f(x_0) = 2 * f(0)$$

两点高斯积分公式

$$\int_{-1}^{1} f(x)dx \approx A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1) = f(-\sqrt{\frac{1}{3}}) + f(\sqrt{\frac{1}{3}}) \qquad (\star)$$

两点gauss公式(n=1)具有3次代数精度,依次取 $f(x)=1, x, x^2, x^3$ 代入(*),

令其精确成立,得到四个方程,解出 A_0, A_1, x_0, x_1 系数即可。

Remark 6.1

教材有解答过程,应该感觉比较麻烦!

Gauss求积公式推导

记

$$W(x) = \prod_{j=0}^{n} (x - x_j)$$

 x_j 是某些正交多项式的零点,W(x)是(n+1)次正交多项式。 由插值余项可知

$$E(f) = \int_{a}^{b} f(x)\rho(x)dx - \sum_{k=0}^{n} A_{k}f(x_{k})$$

$$= \frac{1}{(n+1)!} \int_{a}^{b} f^{(n+1)}(\xi(x))W(x)\rho(x)dx$$

$$= \int_{a}^{b} \underline{\rho(x)f[x_{0}, x_{1}, ..., x_{n}, x] \cdot W(x)}dx$$

Gauss求积公式推导

$$E(f) = \int_{a}^{b} f(x)\rho(x)dx - \sum_{k=0}^{n} A_{k}f(x_{k})$$

$$= \frac{1}{(n+1)!} \int_{a}^{b} f^{(n+1)}(\xi(x))W(x)\rho(x)dx$$

$$= \int_{a}^{b} \underline{\rho(x)f[x_{0}, x_{1}, ..., x_{n}, x] \cdot W(x)}dx$$

观察上式右端, 当

$$f(x) = x^m, m = 0, 1, ..., n; \Rightarrow f^{(n+1)} = 0$$

求积公式精确成立. 当

$$m = n + 1, n + 2, ..., 2n + 1$$

 $f[x_0, x_1, ..., x_n, x]$ 是次数不超过n的多项式; 与W(x)带权正交; 则E(f) 为零。

Gauss积分公式与正交多项式

Theorem 16

插值型求积公式的<u>求积节点是高斯点</u> \Leftrightarrow W(x) 与任何次数不超过n的多项式带权 $\rho(x)$ 正交. gauss积分公式 具有(2n+1)代数精度,达到最高次!!

Remark 6.2

最佳求积节点 (gauss点) = 带权 $\rho(x)$ 正交多项式零点!!!

如何计算gauss点?

Gauss积分公式的计算方法

$$\int_{a}^{b} f(x)\rho(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n} A_{k}f(x_{k}) = \sum_{k=0}^{n} f(x_{k}) \underbrace{\int_{a}^{b} l_{k}(x)\rho(x)dx}_{}$$

(1) 利用

$$W(x) = \prod_{j=0}^{n} (x - x_j) = x^{n+1} + c_0 x^n + c_1 x^{n-1} + \dots + c_n$$

与次数不超过n的Poly带权正交, 列出方程,

$$\int_{a}^{b} x^{m} * W(x)\rho(x)dx = 0, \quad m = 0, 1, ..., n$$

得到多项式系数ck

- (2) 根据系数计算多项式零点也是求积节点 x_j 解决问题!!
- (3) 由求积公式对 $f(x) = 1, x, ..., x^n$ 精确成立,计算系数 $A_0, A_1, ..., A_n$.

Example 17

确定求积公式

$$\int_0^1 \sqrt{x} f(x) dx = A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1)$$

的系数及节点使其具有最高代数精度.

Example 17

确定求积公式

$$\int_0^1 \sqrt{x} f(x) dx = A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1)$$

的系数及节点使其具有最高代数精度.

解答: 构造Gauss型积分公式,权函数 $\rho(x) = x^{\frac{1}{2}}$ 令

$$w(x) = (x - x_0)(x - x_1) = x^2 + bx + c$$

则 w(x) 与 1, x带权正交, 也即:

$$\int_0^1 \sqrt{x} \cdot 1 \cdot w(x) dx = \int_0^1 \sqrt{x} \cdot 1 \cdot (x^2 + bx + c) dx = 0$$
$$\int_0^1 \sqrt{x} \cdot x \cdot w(x) dx = \int_0^1 \sqrt{x} \cdot x \cdot (x^2 + bx + c) dx = 0$$

解得: b = -10/9, c = 5/21 进而求出: x_0, x_1 ;

利用该公式有3次代数精度,对f(x) = 1, x 是准确的,求解关于系数 A_k 的线性方

Example 18

确定求积公式

$$\int_0^1 \sqrt{x} f(x) dx = A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1)$$

的系数及节点使其具有最高代数精度.

解答: $x_0 = 0.2899, x_1 = 0.8212;$

利用该公式有3次代数精度,对f(x) = 1, x 是准确的,则: 当f(x) = 1,

$$A_0 + A_1 = \int_0^1 \sqrt{x} dx = 2/3$$

$$A_0 * x_0 + A_1 * x_1 = \int_0^1 \sqrt{x} x dx = 2/5$$

求解出系数 $A_0 = 0.2776, A_1 = 0.3891.$

Gauss公式的误差、稳定性、收敛型

利用f(x) 在结点 x_j 的函数值及其导数值,构造Hermite插值 $H_{2n+1}(x)$,满足:

$$H(x_j) = f(x_j), \quad H'(x_j) = f'(x_j), \quad 0 \le j \le n$$

由插值余项可得:

$$f(x) - H(x) = \frac{f^{(2n+2)}(\xi_x)}{(2n+2)!} W^2(x)$$

上式乘以权函数并积分

$$R_G(f) = \int_a^b \rho(x)f(x)dx - \int_a^b \rho(x)H(x)dx$$

Gauss公式的误差

$$R_G(f) = \int_a^b \rho(x)f(x)dx - \int_a^b \rho(x)H(x)dx$$
$$= \int_a^b \frac{f^{(2n+2)}(\xi_x)}{(2n+2)!}\rho(x)W^2(x)dx$$

由于Gauss积分公式具有(2n+1)次代数精度,Hermite插值多项式H(x)是2n+1阶的,上式可写成

$$\frac{R_G(f)}{R_G(f)} = \int_a^b \rho(x)f(x)dx - \sum_{k=0}^n A_k H(x_k)$$

$$= \int_a^b \rho(x)f(x)dx - \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$$

$$= \int_a^b \frac{f^{(2n+2)}(\xi_x)}{(2n+2)!} \rho(x)W^2(x)dx = \frac{f^{(2n+2)}(\eta)}{(2n+2)!} \int_a^b \rho(x)W^2(x)dx$$

Gauss公式的稳定性

Theorem 19

Gauss求积公式都是稳定的.

证明:只需要说明求积系数是非负的即可.取Lagrange插值基函数

$$l_k(x) = \prod_{\substack{j=0\\j\neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j}, \quad 0 \le k \le n$$

则 l_k^2 是次数为2n的多项式,进而

$$0 < \int_{a}^{b} \rho(x) l_{k}^{2}(x) dx = \sum_{j=0}^{n} A_{j} l_{k}^{2}(x_{j}) = A_{k}$$

Gauss 公式收敛性

Gauss 公式都是收敛的: $R(f) \to 0$ as $n \to \infty$

实际计算是n很小,一般不超过10

Gauss-Legendre

取权函数 $\rho(x) = 1$, 利用Legendre 多项式在[-1,1] 区间的正交性,得到:

$$\int_{-1}^{1} f(x)dx = \sum_{k=0}^{n} A_k f(x_k)$$

说明:

- 常用n = 1, 2, 3, 也即时两点, 三点, 四点高斯公式
- 当n较大时,系数与节点都是位数较多的小数,实际计算效果并不好
- 当积分区间较大,被积函数不够理想,应当将1、2、3、4点gauss积分与 复化求积和自适应积分配合使用!!

Table: Abscissae and weight factors for some Gauss - Legendre quadrature

	x_i	w_i
n = 3	0	0.88888 88888 88889
	± 0.774596669241483	0.55555 55555 55556
n = 4	± 0.339981043584856	0.65214 51548 62546
	± 0.861136311594053	0.34785 48451 37454

对于正则函数的积分,Simpson,Romberg,4点Gauss-Lengdre都可用 但是对于 奇异积分效果不好!以下介绍两类特殊的奇异积分

Gauss-Chebyshev

当权函数取 $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$,所建立高斯公式:

$$\int_{-1}^{1} \frac{f(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx \approx \sum_{k=1}^{n} A_k f(x_k) = \frac{\pi}{n} \sum_{k=1}^{n} f(x_k)$$
$$x_k = \cos \frac{2k-1}{2n} \pi$$

其中,节点即是Chebyshev零点,求积系数是常数,计算效率很高.

说明: 该公式针对奇异积分效果相对较好,但是对于正则性较好的被积函数,

没必要折腾,即使折腾,效果也未必好!

思考

当你需要计算上述积分时,你的第一反应是怎么做?

换元法!+梯形公式求解周期函数积分!

Gauss - Laguerre, Gauss - Hermite quadrature

$$\int_0^\infty e^{-x} f(x) dx, \quad \int_{-\infty}^\infty e^{-x^2} f(x) dx$$

以上两个积分,李庆扬教材都有表格数据可查,根据经验,想得到高精度不容易,因为 节点和权重太繁琐,不好用且只能取近似值. 算是没有办法的办法吧!!

小结

- 光滑函数: 复合Simpson、Romberg、复合2点、4点Gauss(小区间求积节点由标准节点给出)
- 光滑周期函数:复合梯形,复合中点公式、左右矩形公式都可以,本质一样!
- 会查表应用已知的Gauss求积公式:如Gauss Laguerre、Gauss Hermite
- 会计算带简单权重如 $\rho(x)=x^{\alpha}$ 的2点Gauss公式,或利用软件编程求解 4点以上的Gauss积分公式

Gauss公式优势明显,但最最常用的依然是梯形公式、Simpson!!WHY?简单!!

数学的重要性!!

定积分的计算门道很多,好的被积函数各种方法都行, 性质不好的函数需要仔细分析,最好 能利用数学知识化繁为简. <u>例如:</u>

$$I = \int_1^\infty x^{-\frac{3}{2}} \sin \frac{1}{x} dx$$

如果直接在区间[1,100]积分, 剩余做截断, 误差很大1e-2 如果利用数学知识可改善计算效果. 令x = 1/t, 得到

$$I=\int_1^0 t^{3/2}\sin t\cdot d(\frac{1}{t})=\int_0^1 \frac{\sin t}{\sqrt{t}}dt$$

上述被积函数f(x)性质很好,可以中点公式或者带权 $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{x}}$ 的Gauss积分. 还可进一步做改进

$$I = \int_0^1 \frac{\sin t - t + t^3/6}{\sqrt{t}} dt + \int_0^1 \frac{t - t^3/6}{\sqrt{t}} dt$$

上式第一项积分被积函数更加平滑;第二项直接求出即可。

小结

- 光滑函数: 复合Simpson、Romberg、复合2点、4点Gauss(小区间求积节点由标准节点给出)
- 光滑周期函数:复合梯形,复合中点公式、左右矩形公式都可以,本质一样!
- 会查表应用已知的Gauss求积公式:如Gauss Laguerre、Gauss Hermite
- 会计算带简单权重如 $\rho(x)=x^{\alpha}$ 的2点Gauss公式,或利用软件编程求解 4点以上的Gauss积分公式

Remark 6.3

Gauss公式优势明显,但最最常用的依然是梯形公式、Simpson!!WHY?

简单!!

上机题目

● 取n = 8, 16; 用复合梯形公式, Simpson公式, Romberg积分计算

$$\int_{0.5}^{5} \frac{\sin x}{x} dx$$

- 用两点,四点Gauss公式计算上述积分并与上题结果比较。
- 利用Romberg积分公式和自适应积分公式计算积分

$$\int_{0.5}^{5} \frac{100}{x^2} \sin \frac{10}{x} dx$$

可选择自适应Simpson,自适应中点公式,或者自适应两点Gauss公式.

Contents

- 1. 插值型求积和代数精度
- 2. Newton-Cotes公式
- 3. 复化求积公式
- 4. Romberg 求积公式
- 5. 自适应求积
- 6. Gauss 求积
- 7. 重积分

矩形区域上的积分公式

考查二重积分

$$I(f) = \iint_{\Omega} f(x, y) d\Omega = \int_{a}^{b} \int_{c}^{d} f(x, y) dx dy$$

将积分区域均匀分割成 $M \times N$ 个小矩形, 记网格节点 (x_i, y_j) 以及小矩形中心 $(x_{i+1/2}, y_{j+1/2})$,记 $f_{ij}, f_{i+1/2,j+1/2}$ 为相应的函数值.

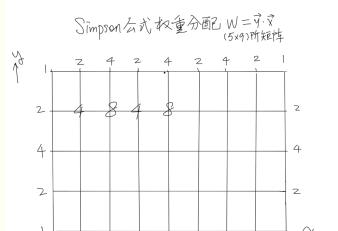
史点公式

$$I(f) \approx \frac{1}{MN} \sum_{i=0}^{M-1} \sum_{j=0}^{N-1} f_{i+1/2,j+1/2}$$

梯形公式

$$I(f) \approx \frac{1}{4MN} \Big[\sum_{cornerP} f_{ij} + 2 \sum_{innerPedge} f_{ij} + 4 \sum_{innerP} f_{ij} \Big]$$

Simpson公式



Simpson 公式算法实现

- 按梯形公式做网格剖分 $(N+1) \times (M+1)$,提取节点处函数值 f_{ij}
- 如图生成节点的权重矩阵w: 列向量[1,2,4,2,1]乘以[1,2,4,2,4,2,4,2,1]
- 求和 f. * w并乘以网格系数 h₁ * h₂/9

Gauss公式

考查如下积分

$$\int_a^b \int_c^d f(x,y) dx dy = \frac{(b-a)(d-c)}{4} \int_{-1}^1 \int_{-1}^1 g(s,t) \ ds \ dt$$

① 查表选择Gauss点 $x = \{x_1, ..., x_4\}$, 坐标变换

$$t = [(b-a)*x + a + b]/2, \quad s = [(d-c)*x + d + c]/2,$$

meshgrid (s,t) 生成二维Gauss坐标;提取节点处函数值fij

- ② 查表得到 $w_1 = [A_1, A_2, A_3, A_4]$, 生成节点的权重矩阵w
- 求和f.*w 乘以网格系数 $\frac{(b-a)(d-c)}{4}$

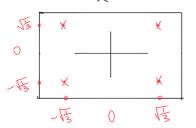


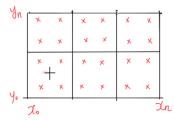
Remark 7.1

同样可以考虑复合2点或者4点高斯公式,因为节点无重复,Matlab方便

- 区域等分为N*M块,在每个小矩形上生成Gauss点,及其权重矩阵
- 组装成整个区域的Gauss节点,提取节点处的函数值 , repmat生成整体节点权重 参考 myCompGauss2.m
- f与w点积即可, (若是两个节点的Gauss公式, w=1直接求和)

复合Gauss公式 2D区域的节点选取





一般区域上的积分, 三重积分

在路上...