

第7章 数值积分与数值微分

以定积分的计算为例. 虽然计算定积分有微积分基本公式

$$\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$$

但很多被积函数无法或难以求得原函数, 如

$$f(x) = \frac{\sin x}{x}, \quad f(x) = e^{-x^2}$$

等. 另外在实际计算中, 常常有很多被积函数仅知道在一些离散点的函数值, 无法得到具体的解析表达式. 这些都需要利用在已知离散点上的值来计算函数的定积分的近似值.

§ 7.1 数值积分概述

由定积分的定义

$$I = \int_a^b f(x)dx = \lim_{|\Delta x| \rightarrow 0} \sum_{k=0}^n f(x_k) \Delta x_k$$

联想到...

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

或

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) + R[f]$$

求积系数

求积节点

求积误差

求积公式的一般形式

定义7.1 若求积公式



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

对 $f(x)=x^j$ ($j=0, 1, 2, \dots, m$)都精确成立, 但对 $f(x)=x^{m+1}$ 不精确成立, 即

$$\int_a^b x^j dx = \sum_{k=0}^n A_k x_k^j, \quad j = 0, 1, 2, \dots, m.$$

$$\int_a^b x^{m+1} dx \neq \sum_{k=0}^n A_k x_k^{m+1}$$

则称此公式**具有 m 次代数精度**.

可见, 若公式具有 m 次代数精度, 则公式对所有次数不超过 m 的多项式都精确成立.

另外, 任何连续函数都可由多项式序列逼近.



关于多项式最佳一致逼近的一些结论

Weierstrass 第一定理 (1885):

设 $f(x) \in C[a, b]$, 则对任意 $\varepsilon > 0$, 存在多项式 $P(x)$, 使

$$\|P(x) - f(x)\|_{\infty} < \varepsilon$$

深入学习:

Bernstein 多项式

Chebyshev 逼近

.....



则对任意的连续函数 $f(x)$ 均有

$$\int_a^b f(x) dx$$

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

m 充分大时

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

若求积公式具有 m 次代数精度.

若求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$ 的求积节点已知, 且具有 n 次代数精度, 则

$$\left\{ \begin{array}{l} A_0 + A_1 + \dots + A_n = b - a \\ x_0 A_0 + x_1 A_1 + \dots + x_n A_n = \frac{b^2 - a^2}{2} \\ \dots\dots\dots \\ x_0^n A_0 + x_1^n A_1 + \dots + x_n^n A_n = \frac{b^{n+1} - a^{n+1}}{n+1} \end{array} \right. \quad (7.*)$$

其系数矩阵行列式满足条件:

$$D = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_0 & x_1 & \dots & x_n \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_0^n & x_1^n & \dots & x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i) \neq 0.$$

因此存在唯一的解 A_0, A_1, \dots, A_n .

意义: 当求积公式的求积节点确定时, 求积系数也是确定的.

例1 对求积公式

$$\int_a^b f(x)dx \approx A_0 f(a) + A_1 f(b)$$

确定参数 A_0, A_1 , 使其代数精度尽可能高, 并求代数精度.

解: 令公式对 $f(x)=1, x$ 都精确成立, 则

$$\begin{cases} A_0 + A_1 = b - a, \\ A_0 a + A_1 b = \frac{b^2 - a^2}{2}, \end{cases}$$

解得: $A_0 = A_1 = (b - a)/2$.

因此求积公式为 $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$

当 $f(x)=x^2$ 时, 求积公式有

$$\text{左} = (b^3 - a^3)/3, \text{右} = (a^2 + b^2)(b - a)/2,$$

一般情形下左 \neq 右, 故此公式的代数精度为1.

此公
式名
为
梯形
公式

例2 试确定参数 A_0, A_1 和 x_0, x_1 , 使求积公式

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1)$$

具有尽可能高的代数精度, 并求代数精度.

解: 令公式对 $f(x)=1, x, x^2, x^3$ 都精确成立, 则

$$\begin{cases} A_0 + A_1 = 2 \\ A_0 x_0 + A_1 x_1 = 0 \\ A_0 x_0^2 + A_1 x_1^2 = 2/3 \\ A_0 x_0^3 + A_1 x_1^3 = 0 \end{cases}$$

经过计算, 解得:

$$x_0 = \frac{-\sqrt{3}}{3}, x_1 = \frac{\sqrt{3}}{3}, A_0 = A_1 = 1.$$

求积公式为

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right)$$

对于求积公式

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right)$$

由前面的讨论可知, 其代数精度 至少为3.

又, 还可以检验当 $f(x)=x^4$ 时, 观察求积公式的两端, 可见

$$\text{左} = 2/5,$$

$$\text{右} = 2/9,$$

$$\text{左} \neq \text{右},$$

因此可知, 此求积公式的代数精度为3.

注: 对于具有2个节点的这类数值求积公式, 其代数精度最高为3. (以后会证明这一点)

下一节

对于例2中的非线性方程组的求解

$$\begin{cases} A_0 + A_1 = 2 \\ A_0 x_0 + A_1 x_1 = 0 \\ A_0 x_0^2 + A_1 x_1^2 = 2/3 \\ A_0 x_0^3 + A_1 x_1^3 = 0 \end{cases}$$

设 x_0, x_1 是方程 $x^2+bx+c=0$ 的根,因此

$$x_0^2+bx_0+c=0, \quad x_1^2+bx_1+c=0.$$

故有

$$A_0(x_0^2+bx_0+c)+A_1(x_1^2+bx_1+c) = 0 \quad \Longrightarrow \quad 2/3+2c=0$$

$$A_0x_0(x_0^2+bx_0+c)+A_1x_1(x_1^2+bx_1+c) = 0 \quad \Longrightarrow \quad (2/3)b=0$$

$$\text{可得 } b=0, c=-1/3, \quad \text{因此 } x_0 = \frac{-\sqrt{3}}{3}, x_1 = \frac{\sqrt{3}}{3},$$

§ 7.1.2 插值型求积公式

若已知定积分

$$I = \int_a^b f(x)dx$$

的被积函数 $f(x)$ 在节点 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ 上的函数值

$$y_k = f(x_k), k=0, 1, 2, \dots, n.$$

则可以构造 n 次Lagrange插值多项式 $L_n(x)$. 因为

$$f(x) = L_n(x) + R_n(x),$$

所以有

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^b L_n(x)dx + \int_a^b R_n(x)dx$$

由 $L_n(x)$ 的表达式
可得:

$$\begin{aligned} &= \int_a^b \left[\sum_{k=0}^n f(x_k) l_k(x) \right] dx + \int_a^b R_n(x)dx \\ &= \sum_{k=0}^n f(x_k) \left[\int_a^b l_k(x)dx \right] + \int_a^b R_n(x)dx \end{aligned}$$

即

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{k=0}^n f(x_k) \left[\int_a^b l_k(x)dx \right] + \int_a^b R_n(x)dx$$

设

$$A_k = \int_a^b l_k(x)dx \quad (7.4)$$

则

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

当满足一定条件时,

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

以上得到(求积系数由式(7.4)确定的)求积公式的一般形式.

若求积公式中求积系数 A_k 满足式(7.4), 则称此求积公式为**插值型求积公式**.

关于插值型求积公式的求积误差

由定义, 求积误差为

$$\begin{aligned} R[f] &= \int_a^b f(x) dx - \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \\ &= \int_a^b R_n(x) dx \end{aligned}$$

更具体地:

(1) Lagrange型误差

设 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 具有 $n+1$ 阶连续导数, 则有

$$R[f] = \frac{1}{(n+1)!} \int_a^b f^{(n+1)}(\xi_x) \omega_{n+1}(x) dx, \quad \xi_x \in (a, b)$$

(2) Newton型误差

$$R[f] = \int_a^b f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \omega_{n+1}(x) dx.$$

关于带权函数积分的插值型求积公式

对于区间 $[a, b]$ 上带权函数 $\rho(x)$ 的积分

$$I = \int_a^b \rho(x) f(x) dx$$

设被积函数 $f(x)$ 在节点 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ 上的函数值

$$y_k = f(x_k), \quad k=0, 1, 2, \dots, n.$$

则插值型求积公式为

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

其中

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

求积误差为 $R[f] = \frac{1}{(n+1)!} \int_a^b \rho(x) f^{(n+1)}(\xi_x) \omega_{n+1}(x) dx, \quad \xi_x \in (a, b)$

或

$$R[f] = \int_a^b \rho(x) f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \omega_{n+1}(x) dx.$$

思考1:

对于被积函数 $f(x)$ 在节点 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ 上的函数值

$$y_k = f(x_k), k=0, 1, 2, \dots, n.$$

导出的插值型求积公式, 其代数精度是多少?

易见: 具有 $n+1$ 个节点插值型求积公式的代数精度至少为 n .

思考2:

具有 $n+1$ 个节点且代数精度至少为 n 的求积公式是否一定是插值型求积公式?

回看: 插值型求积公式的定义

讨论见黑板, 或教材P191.

定理7.1 具有 $n+1$ 个节点的求积公式至少具有 n 次代数精度的充要条件: 求积公式是插值型求积公式.

7.1.3 Newton-Cotes求积公式——等距节点的插值型求积公式

为了简化计算, 取等距节点 $x_k=a+kh$, ($k=0, 1, 2, \dots, n$, $h=(b-a)/n$), 则有

具体推导细节参见黑板

$$\begin{aligned} A_k &= \int_a^b l_k(x) dx = \int_a^b \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n \frac{x - x_i}{x_k - x_i} dx \stackrel{\text{令 } x=a+th}{=} \frac{(-1)^{n-k} h}{k!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n (t - i) dt \\ &= \frac{(b-a)(-1)^{n-k}}{nk!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n (t - i) dt. \end{aligned}$$

$$\text{令 } C_k^{(n)} = \frac{1}{b-a} A_k$$

$C_k^{(n)}$ 称为Newton-Cotes系数.

$$= \frac{(-1)^{n-k}}{nk!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n (t - i) dt, k = 0, 1, \dots, n. \quad (7.7)$$

则得到**Newton-Cotes公式**:

$$\int_a^b f(x)dx \approx (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} f(a+kh) \quad (7.8)$$

其中

$$C_k^{(n)} = \frac{(-1)^{n-k}}{nk! (n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n (t-i) dt.$$

Newton-Cotes公式就是**等距节点的插值型求积公式**.

问题: 具有 $n+1$ 个节点的Newton-Cotes公式代数精度如何?

由于Newton-Cotes公式属于插值型求积公式, 所以带 $n+1$ 个节点的Newton-Cotes型公式显然至少具有 n 次代数精度. 不仅如此, 我们还有以下进一步的结论:

定理7.2 当 n 为偶数时, 具有 $n+1$ 个节点的Newton-Cotes求积公式至少具有 $n+1$ 次代数精度.

证明见黑板或教材P193.

结合定理7.1与定理7.2的结论, 可得到以下结论.

命题 具有 $n+1$ 个节点Newton-Cotes求积公式的代数精度为:

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{至少 } n \text{ 次, 当 } n \text{ 为奇数时;} \\ \text{至少 } n+1 \text{ 次, 当 } n \text{ 为偶数时.} \end{array} \right.$$

思考：具有 $n+1$ 个节点的插值型公式代数精度是否有可能任意地高？

补充结论：具有 $n+1$ 个节点的插值型求积公式的代数精度不会超过 $2n+1$.

或者等价的命题：

具有 n 个节点的插值型求积公式的代数精度不会超过 $2n-1$.

原因？参见P209:定理7.3.

注：具有 $n+1$ 个节点且代数精度达到 $2n+1$ (理论上最大)的插值型求积公式称作**Gauss型求积公式**.

例1 设 $f(x) \in C^2[a, b]$, 求 $n=1$ 时的Newton-Cotes公式, 并估计误差.

解: 计算Newton-Cotes系数

$$C_0^{(1)} = -\int_0^1 (t-1)dt = \frac{1}{2}, \quad C_1^{(1)} = \int_0^1 tdt = \frac{1}{2},$$

于是得 $n=1$ 情形的Newton-Cotes求积公式为

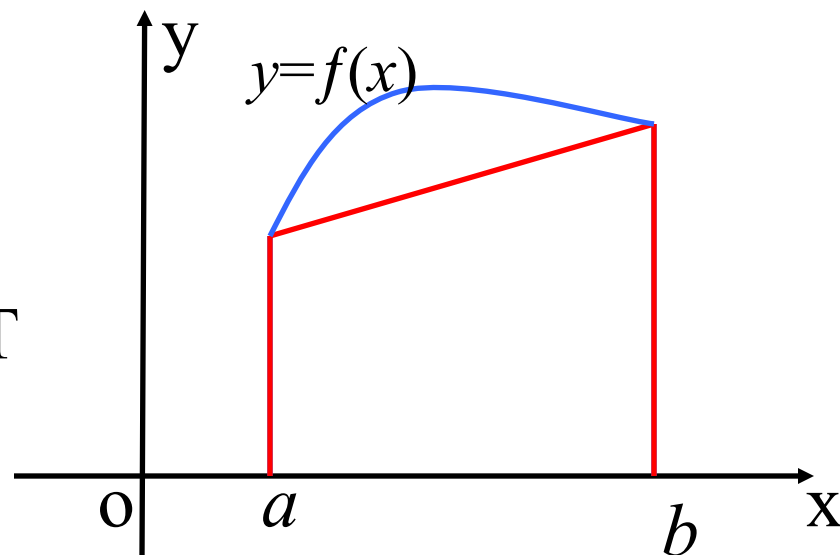
$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

从几何上看:

所以公式

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

也称为**梯形公式**, 记为T.



积分第一中值定理: 若 $p(x) \in C[a, b]$, $q(x)$ 为 $[a, b]$ 上可积函数且不变号, 则存在 $\eta \in [a, b]$, 使

$$\int_a^b p(x)q(x)dx = p(\eta) \int_a^b q(x)dx$$

此时的求积误差为

$$R[f] = \frac{1}{2!} \int_a^b f''(\xi_x)(x-a)(x-b)dx \quad = \int_a^b f[a, b, x](x-a)(x-b)dx$$

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

$$= \frac{f''(\eta)}{-12} (b-a)^3, \quad \eta \in (a, b)$$

回到复化梯形公式

若记 $M_2 = \max_{a \leq x \leq b} |f''(x)|$, 则有误差估计

$$|R[f]| \leq \frac{M_2}{12} (b-a)^3$$

例2 设 $f(x) \in C^4[a, b]$, 求 $n=2$ 时的Newton-Cotes公式, 并估计误差.

解: 计算Newton-Cotes系数

$$C_0^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 (t-1)(t-2) dt = \frac{1}{6},$$

$$C_1^{(2)} = -\frac{1}{2} \int_0^2 t(t-2) dt = \frac{4}{6},$$

$$C_2^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 t(t-1) dt = \frac{1}{6},$$

于是 $n=2$ 情形的Newton-Cotes求积公式为

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

称之为**Simpson公式或抛物线公式**, 记为S.

思考:

关于Simpson公式的求积误差分析, (虽然也成立, 但是)
不宜采用类似梯形公式的误差分析方法, 请思考原因.

Simpson公式的误差为

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

如果 $f(x) \in C^4[a, b]$, 可构造三次多项式 $H_3(x)$, 使满足:

$$H_3(a) = f(a), \quad H_3(b) = f(b),$$

$$H_3\left(\frac{a+b}{2}\right) = f\left(\frac{a+b}{2}\right), \quad H'_3\left(\frac{a+b}{2}\right) = f'\left(\frac{a+b}{2}\right),$$

于是有

$$R[f] = \int_a^b f(x)dx - \frac{b-a}{6} \left[H_3(a) + 4H_3\left(\frac{a+b}{2}\right) + H_3(b) \right]$$

由定理7.2知, Simpson公式具有3次代数精度, 所以

$$\int_a^b H_3(x)dx = \frac{b-a}{6} [H_3(a) + 4H_3\left(\frac{a+b}{2}\right) + H_3(b)]$$

由
得

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

$$R[f] = \int_a^b f(x)dx - \frac{b-a}{6} \left[H_3(a) + 4H_3\left(\frac{a+b}{2}\right) + H_3(b) \right]$$

$$= \int_a^b f(x)dx - \int_a^b H_3(x)dx$$

$$= \int_a^b [f(x) - H_3(x)]dx$$

$$= \int_a^b \frac{f^{(4)}(\xi_x)}{4!} (x-a)\left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 (x-b)dx$$

$$= \frac{f^{(4)}(\eta)}{4!} \int_a^b (x-a)\left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 (x-b)dx$$

$$= \frac{f^{(4)}(\eta)}{-2880} (b-a)^5, \quad \eta \in (a, b)$$

根据
Lagrange
插值余项

由积分第
一中值定
理

回到复化
Simpson公式

若记 $M_4 = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(4)}(x)|$, 则有

$$|R[f]| \leq \frac{M_4}{2880} (b-a)^5$$

Newton-Cotes系数表

<div>n \ k</div>	0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$							
2	$\frac{1}{6}$	$\frac{4}{6}$	$\frac{1}{6}$						
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	$\frac{751}{17280}$	$\frac{3577}{17280}$	$\frac{1323}{17280}$	$\frac{2989}{17280}$	$\frac{2989}{17280}$	$\frac{1323}{17280}$	$\frac{3577}{17280}$	$\frac{751}{17280}$	
8	$\frac{989}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$	$\frac{-928}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$\frac{-4540}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$\frac{-928}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$	$\frac{989}{28350}$

Newton-Cotes系数的一些性质

性质1:
$$\sum_{k=0}^n C_k^{(n)} = 1$$

性质1的证明, 自修或见黑板或参考P196.

性质2: (对称性)

$$C_k^{(n)} = C_{n-k}^{(n)}$$

性质2的证明, 留作思考题.

由Newton-Cotes系数表可见, 当 $n > 7$ 时Cotes系数中出现负数. **当 n 过大时, 这会影响求积公式的稳定性**, 具体解释详见教材P172-173.

例3 求 $n=4$ 时的Newton-Cotes公式及误差.

解 查表可得

$$C_0^{(4)} = \frac{7}{90}, \quad C_1^{(4)} = \frac{16}{45}, \quad C_2^{(4)} = \frac{2}{15}, \quad C_3^{(4)} = \frac{16}{45}, \quad C_4^{(4)} = \frac{7}{90}$$

于是可得 $n=4$ 情形的Newton-Cotes求积公式:

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{90} [7f(x_0) + 32f(x_1) + 12f(x_2) + 32f(x_3) + 7f(x_4)]$$

其中 $x_k = a + kh$, $k=0, 1, 2, 3, 4$, 这里 $h=(b-a)/4$.

称之为**Cotes公式**, 记为C. 其求积误差为

$$\begin{aligned} R[f] &= -\frac{2(b-a)}{945} \left(\frac{b-a}{4} \right)^6 f^{(6)}(\eta) \\ &= \frac{f^{(6)}(\eta)}{-1935360} (b-a)^7, \quad \eta \in (a, b) \end{aligned}$$

一般地, Newton-Cotes公式的截断误差为

$$R[f] = \begin{cases} \frac{f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_a^b \omega_{n+1}(x) dx, & n \text{ 为奇数} \\ \frac{f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_a^b x \omega_{n+1}(x) dx, & n \text{ 为偶数} \end{cases} \quad \eta \in (a, b)$$

关于以上结论的证明, 参见有关文献.

例4 用梯形公式、Simpson公式和Cotes公式分别求积分

$$I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx \text{ 的近似值.}$$

解

梯形公式的计算值为:

$$I \approx T = \frac{1}{2} \cdot (4 + 2) = 3$$

Simpson公式的计算值为:

$$I \approx S = \frac{1}{6} \cdot (4 + \frac{64}{5} + 2) = 3.1333...$$

Cotes公式的计算值为:

$$I \approx S = \frac{1}{90} \cdot (28 + \frac{2048}{17} + \frac{192}{5} + \frac{2048}{25} + 14) \approx 3.14212$$

以上方法为近似计算圆周率 π 提供了很好的思路.

§ 7.2 复化求积公式——等距分段的求积公式

在区间 $[a, b]$ 上, 取等距节点

$$x_k = a + kh, \quad k=0, 1, 2, \dots, n, \text{ 这里 } h=(b-a)/n.$$

由定积分的区间可加性, 有

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{k=1}^n \int_{x_{k-1}}^{x_k} f(x)dx \quad (7.16)$$

若在每个小区间 $[x_{k-1}, x_k]$ 使用梯形公式, 则有

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x)dx &\approx \sum_{k=1}^n \frac{h}{2} [f(x_{k-1}) + f(x_k)] \\ &= \frac{h}{2} [f(x_0) + f(x_1) + f(x_1) + f(x_2) + f(x_2) + f(x_3) + \dots + f(x_{n-1}) + f(x_n)] \\ &= \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] \end{aligned}$$

称为**复化梯形公式**, 记为

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

连续函数的性质: 若 $g(x)$ 为 $[a, b]$ 上的连续函数, 则对于区间内 n 个互异节点上的函数值之和 $\sum_{k=1}^n g(\xi_k)$, 必存在 $\eta \in (a, b)$ 使

$$g(\eta) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n g(\xi_k)$$

复化梯形公式的误差为

$$I - T_n = -\frac{h^3}{12} [f''(\xi_1) + f''(\xi_2) + \cdots + f''(\xi_n)]$$

$$= -\frac{h^3}{12} n f''(\eta), \quad \eta \in (a, b)$$

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

$$= \frac{f''(\eta)}{-12n^2} (b-a)^3, \quad \eta \in (a, b)$$

对照梯形公式
的求积误差

如果记 $M_2 = \max_{a \leq x \leq b} |f''(x)|$, 则有

$$|I - T_n| \leq \frac{(b-a)^3}{12n^2} M_2$$

可见复化梯形公式是收敛的.

而且, 要使 $|I - T_n| < \varepsilon$, 只需

$$\frac{(b-a)^3}{12n^2} M_2 < \varepsilon$$

也即

$$n > \sqrt{\frac{(b-a)^3 M_2}{12\varepsilon}}$$

将(7.16)式中每个小区间上的积分采用Simpson公式, 则可得到**复化Simpson公式**:

$$\begin{aligned} I = \int_a^b f(x)dx &\approx S_n = \sum_{k=1}^n \frac{h}{6} [f(x_{k-1}) + 4f(x_{k-\frac{1}{2}}) + f(x_k)] \\ &= \frac{h}{6} [f(a) + 4\sum_{k=1}^n f(x_{k-\frac{1}{2}}) + 2\sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] \end{aligned}$$

其中 $x_{k-\frac{1}{2}} = \frac{1}{2}(x_{k-1} + x_k) = a + (k - \frac{1}{2})h$. **积分公式的误差为**

$$I - S_n = -\frac{h^5}{2880} [f^{(4)}(\xi_1) + f^{(4)}(\xi_2) + \cdots + f^{(4)}(\xi_n)]$$

由连续函数的性质

$$= -\frac{h^5}{2880} n f^{(4)}(\eta), \quad \eta \in (a, b) = -\frac{(b-a)h^4}{2880} f^{(4)}(\eta), \quad \eta \in (a, b)$$

$$= \frac{f^{(4)}(\eta)}{-2880n^4} (b-a)^5, \quad \eta \in (a, b)$$

对照Simpson公式
的求积误差

如果记 $M_4 = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(4)}(x)|$, 则有

$$|I - S_n| \leq \frac{(b-a)^5}{2880n^4} M_4$$

因此可知复化Simpson公式也是收敛的.

而且, 要使 $|I - S_n| < \varepsilon$, 只需

$$\frac{(b-a)^5}{2880n^4} M_4 < \varepsilon$$

也即

$$n > \sqrt[4]{\frac{(b-a)^5 M_4}{2880\varepsilon}}$$

类似地可得**复化Cotes公式**:

$$\begin{aligned} I = \int_a^b f(x) dx &\approx C_n \\ &= \frac{h}{90} \left\{ 7f(a) + 32 \sum_{k=1}^n \left[f\left(x_{k-\frac{3}{4}}\right) + f\left(x_{k-\frac{1}{4}}\right) \right] \right. \\ &\quad \left. + 12 \sum_{k=1}^n f\left(x_{k-\frac{1}{2}}\right) + 14 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + 7f(b) \right\} \end{aligned}$$

误差为

$$I - C_n = \frac{f^{(6)}(\eta)}{-1935360n^6} (b-a)^7, \quad \eta \in (a, b)$$

$$|I - C_n| \leq \frac{(b-a)^7}{1935360n^6} M_6, \quad M_6 = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(6)}(x)|.$$

复化Cotes公式也是收敛的. 而且, 若使 $|I - C_n| < \varepsilon$, 只要

$$\frac{(b-a)^7}{1935360 n^6} M_6 < \varepsilon \quad \text{也即} \quad n > \sqrt[6]{\frac{(b-a)^7 M_6}{1935360 \varepsilon}}$$

例7-4 已知函数 $f(x) = \frac{\sin x}{x}$ 的数据表

x_k	$f(x_k)$	x_k	$f(x_k)$	x_k	$f(x_k)$
0	1	3/8	0.9767267	3/4	0.9088517
1/8	0.9973978	1/2	0.9588511	7/8	0.8771926
1/4	0.9896158	5/8	0.9361556	1	0.8414710

分别用复化梯形公式、复化Simpson公式和复化Cotes公式计算积分 $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$ 的近似值, 并估计误差.

解: 复化梯形公式($n=8, h=1/8$)的计算值为:

$$T_8 = \frac{h}{2} \left[f(0) + 2 \sum_{k=1}^7 f\left(\frac{k}{8}\right) + f(1) \right] = 0.9456909.$$

此时 $h=1/8$

复化Simpson公式($n=4$, $h=1/4$)的计算值为:

$$\begin{aligned} S_4 &= \frac{h}{6} \left[f(0) + 2 \sum_{k=1}^3 f\left(\frac{k}{4}\right) + 4 \sum_{k=1}^4 f\left(\frac{2k-1}{8}\right) + f(1) \right] \\ &= 0.9460833. \end{aligned}$$

复化Cotes公式($n=2$, $h=1/2$)的计算值为:

$$\begin{aligned} C_2 &= \frac{h}{90} \left[7f(0) + 14f\left(\frac{1}{2}\right) + 32 \sum_{k=1}^4 f\left(\frac{2k-1}{8}\right) \right. \\ &\quad \left. + 12 \sum_{k=1}^2 f\left(\frac{2k-1}{4}\right) + 7f(1) \right] \\ &= 0.9460830. \end{aligned}$$

以下进行误差估计. 由于

$$f(x) = \frac{\sin x}{x} = \int_0^1 \cos(xt) dt,$$

所以(根据对带参变量的积分的求导法则)有

$$f'(x) = -\int_0^1 t \sin(xt) dt, \quad f''(x) = -\int_0^1 t^2 \cos(xt) dt,$$

$$f'''(x) = \int_0^1 t^3 \sin(xt) dt, \quad f^{(4)}(x) = \int_0^1 t^4 \cos(xt) dt,$$

$$f^{(5)}(x) = -\int_0^1 t^5 \sin(xt) dt, \quad f^{(6)}(x) = -\int_0^1 t^6 \cos(xt) dt.$$

于是有

$$\begin{aligned} |f''(x)| &= \left| \int_0^1 t^2 \cos(xt) dt \right| \leq \int_0^1 |t^2 \cos(xt)| dt \\ &\leq \int_0^1 t^2 dt = \frac{1}{3}, \end{aligned}$$

$$|f^{(4)}(x)| \leq \int_0^1 |t^4 \cos(xt)| dt \leq \int_0^1 t^4 dt = \frac{1}{5},$$

$$|f^{(6)}(x)| \leq \int_0^1 |t^6 \cos(xt)| dt \leq \int_0^1 t^6 dt = \frac{1}{7}.$$

因此可取

$$M_2=1/3, \quad M_4=1/5, \quad M_6=1/7,$$

可得复化梯形公式的误差估计为:

$$|I - T_8| \leq \frac{1^3}{12 \times 8^2} \times \frac{1}{3} = 0.434028 \times 10^{-3};$$

复化Simpson公式的误差估计为:

$$|I - S_4| \leq \frac{1^5}{2880 \times 4^4} \times \frac{1}{5} = 0.271267 \times 10^{-6};$$

复化Cotes公式的误差为:

$$|I - C_2| \leq \frac{1^7}{1935360 \times 2^6} \times \frac{1}{7} = 0.115335 \times 10^{-8}.$$

备注: 定积分 I 精确到小数点后7位的值是0.9460831.

例7-5 利用复化梯形公式和复化Simpson公式分别计算上例中的定积分, 若使精度 $\varepsilon=10^{-6}$, 问各需取步长 h 为多少?

解 因为

$$f(x) = \frac{\sin x}{x} = \int_0^1 \cos xt dt$$

所以有

$$f'(x) = -\int_0^1 t \sin xt dt, \quad f''(x) = -\int_0^1 t^2 \cos xt dt,$$

$$f'''(x) = \int_0^1 t^3 \sin xt dt, \quad f^{(4)}(x) = \int_0^1 t^4 \cos xt dt,$$

于是有

$$|f''(x)| \leq \int_0^1 t^2 |\cos xt| dt \leq \int_0^1 t^2 dt = \frac{1}{3}$$

$$|f^{(4)}(x)| \leq \int_0^1 t^4 |\cos xt| dt \leq \int_0^1 t^4 dt = \frac{1}{5}$$

因此可取

$$M_2 = \frac{1}{3}, \quad M_4 = \frac{1}{5},$$

对复化梯形公式, 若使 $|I-T_n|<10^{-6}$, 只要

$$n > \sqrt{\frac{M_2(b-a)^3}{12 \times \varepsilon}} = \sqrt{\frac{\frac{1}{3} \times 1^3}{12 \times 10^{-6}}} = \frac{1000}{6} \approx 166.67.$$

故应取 $n=167$. 步长取 $h=1/167$. 计算值为 T_{167} .

对复化Simpson公式, 若使 $|I-S_n|<10^{-6}$, 只要

$$n > \sqrt[4]{\frac{M_4(b-a)^5}{2880 \times \varepsilon}} = \sqrt[4]{\frac{\frac{1}{5} \times 1^5}{2880 \times 10^{-6}}} = \frac{5}{\sqrt{3}} \approx 2.89.$$

故只需取 $n=3$. 步长取 $h=1/3$. 计算值为 S_3 .

备注: 复化Simpson公式($n=3$)的计算值为 $S_3=0.9460838$.

§ 7.3 Romberg求积公式

由于

$$I - T_n = \frac{(b-a)^3}{-12n^2} f''(\eta), \quad \eta \in (a, b),$$

$$I - T_{2n} = \frac{(b-a)^3}{-12(2n)^2} f''(\bar{\eta}), \quad \bar{\eta} \in (a, b),$$

所以有

$$\frac{I - T_n}{I - T_{2n}} \approx 4$$

由此得

$$I \approx \frac{4T_{2n} - T_n}{3} \quad \text{或} \quad I - T_{2n} \approx \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n)$$

一方面, 若 $|T_{2n} - T_n| < 3\varepsilon$, 则有近似误差 $|I - T_{2n}| < \varepsilon$. 另一方面, $(4T_{2n} - T_n)/3$ 应比 T_n 和 T_{2n} 的近似程度更好. 事实上, 有

$$T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$$

$$T_{2n} = \frac{h}{4} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^n f(x_{k-\frac{1}{2}}) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$$

其中 $x_k = a + kh$, $x_{k-1/2} = a + (k-1/2)h$, $k=0, 1, \dots, n$. 这里 $h=(b-a)/n$. 于是有

$$\frac{4T_{2n} - T_n}{3} = \frac{h}{6} [f(a) + 4 \sum_{k=1}^n f(x_{k-\frac{1}{2}}) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] = S_n$$

而且有

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

因此有逐次分半的复化梯形公式的递推公式:

$$\begin{cases} T_{2^0} = T_1 = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \\ T_{2^k} = \frac{T_{2^{k-1}}}{2} + \frac{b-a}{2^k} \sum_{i=1}^{2^{k-1}} f\left(a + \frac{\left(i - \frac{1}{2}\right)(b-a)}{2^{k-1}}\right), k = 1, 2, \dots \end{cases}$$

而且, 要使 $|I - T_{2^k}| < \varepsilon$, 只要 $|T_{2^k} - T_{2^{k-1}}| < 3\varepsilon$.

由复化Simpson公式的误差估计式有:

$$I - S_n = -\frac{(b-a)^5}{2880n^4} f^{(4)}(\eta), \quad \eta \in (a, b)$$

$$I - S_{2n} = -\frac{(b-a)^5}{2880(2n)^4} f^{(4)}(\bar{\eta}), \quad \bar{\eta} \in (a, b)$$

所以有

$$\frac{I - S_n}{I - S_{2n}} \approx 16$$

由此得

$$I \approx \frac{16S_{2n} - S_n}{15} \quad \text{或} \quad I - S_{2n} \approx \frac{1}{15}(S_{2n} - S_n)$$

一方面, 若 $|S_{2n} - S_n| < 15\varepsilon$, 则有近似误差 $|I - S_{2n}| < \varepsilon$. 另一方面, $(16S_{2n} - S_n)/15$ 应比 S_n 和 S_{2n} 的近似程度更好. 事实上, 有

$$(16S_{2n} - S_n)/15 = C_n.$$

类似地, 由于

$$I - C_n = -\frac{(b-a)^7}{1935360n^6} f^{(6)}(\eta), \quad \eta \in (a, b)$$

$$I - C_{2n} = -\frac{(b-a)^7}{1935360(2n)^6} f^{(6)}(\bar{\eta}), \quad \bar{\eta} \in (a, b)$$

所以有

$$\frac{I - C_n}{I - C_{2n}} \approx 64$$

由此得

$$I \approx \frac{64C_{2n} - C_n}{63} \quad \text{或} \quad I - C_{2n} \approx \frac{1}{63}(C_{2n} - C_n)$$

一方面, 若 $|C_{2n} - C_n| < 63\varepsilon$, 则有近似误差 $|I - C_{2n}| < \varepsilon$. 另一方面, $(64C_{2n} - C_n)/63$ 应比 C_n 和 C_{2n} 的近似程度更好.

记: $(64C_{2n} - C_n)/63 = R_n$,

称为**Romberg求积公式**.

用 $T_m^{(k)}(m=1, 2, 3, 4)$ 分别表示把区间 2^k 等分的复化梯形公式、复化Simpson公式、复化Cotes公式和Romberg求积公式. 则有 $T_1^{(k)}=T_{2^k}$, $T_2^{(k)}=S_{2^k}$, $T_3^{(k)}=C_{2^k}$, $T_4^{(k)}=R_{2^k}$.

$$\left\{ \begin{array}{l} T_1^0 = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \\ T_1^{(k)} = \frac{T_1^{(k-1)}}{2} + \frac{b-a}{2^k} \sum_{i=1}^{2^{k-1}} f\left(a + \frac{\left(i - \frac{1}{2}\right)(b-a)}{2^{k-1}}\right), \\ T_{m+1}^{(k)} = \frac{4^m T_m^{(k+1)} - T_m^{(k)}}{4^m - 1}, k = 1, 2, \dots \end{array} \right.$$

要使 $|I - T_m^{(k)}| < \varepsilon$, 只要 $|T_m^{(k)} - T_m^{(k-1)}| < (4^m - 1)\varepsilon$ ($m=1, 2, 3, 4$).

若对Romberg求积公式作组合也有

$$I \approx \frac{4^4 R_{2n} - R_n}{4^4 - 1} = \frac{4^4}{4^4 - 1} R_{2n} + \frac{1}{4^4 - 1} R_n$$

实际计算可按下表顺序进行

k	区间等分数 $n=2^k$	梯形公式 $T_1^{(k)}$	Simpson公式 $T_2^{(k)}$	Cotes公式 $T_3^{(k)}$	Romberg公式 $T_4^{(k)}$
0	1	$T_1^{(0)}$			
1	2	$T_1^{(1)}$	$T_2^{(0)}$		
2	4	$T_1^{(2)}$	$T_2^{(1)}$	$T_3^{(0)}$	
3	8	$T_1^{(3)}$	$T_2^{(2)}$	$T_3^{(1)}$	$T_4^{(0)}$
4	16	$T_1^{(4)}$	$T_2^{(3)}$	$T_3^{(2)}$	$T_4^{(1)}$
...

例11 利用Romberg积分公式计算积分

$$I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx$$

解 按递推公式计算,结果如下

k	$n=2^k$	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$	$T_3^{(k)}$	$T_4^{(k)}$
0	1	3.00000000			
1	2	3.10000000	3.13333333		
2	4	3.1311765	3.1415687	3.1421177	
3	8	3.1389885	3.1415925	3.1415941	3.1415858
4	16	3.1409416	3.1415926	3.1415926	3.1415926

其(先验)误差估计为:

由于 $|T_1^{(4)}-T_1^{(3)}|=0.0019531$, 应有 $|I-T_1^{(4)}|<0.000651033$.

由于 $|T_2^{(3)}-T_2^{(2)}|=0.0000001$, 应有 $|I-T_2^{(3)}|<0.00000000666$.

由于 $|T_3^{(2)}-T_3^{(1)}|=0.0000015$, 应有 $|I-T_3^{(2)}|<0.0000000238$.

由于 $|T_4^{(1)}-T_4^{(0)}|=0.0000068$, 应有 $|I-T_4^{(1)}|<0.0000002666$.

§ 7.4 Gauss型求积公式

§ 7.4.1 Gauss型求积公式的一般理论

定理7.3 区间 $[a, b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的具有 n 个节点的数值积分公式代数精度不超过 $2n-1$ 次.

证明: 若记 x_1, x_2, \dots, x_n 为求积节点, 则积分公式为

$$\int_a^b f(x) \rho(x) dx \approx \sum_{k=1}^n A_k f(x_k) \quad (7.7)$$

取 $f(x)$ 为 $2n$ 次多项式: $p(x) = (x-x_1)^2(x-x_2)^2 \dots (x-x_n)^2$, 则有

$$0 < \int_a^b p(x) \rho(x) dx \neq \sum_{k=1}^n A_k p(x_k) = 0$$

所以, 求积公式的代数精度不超过 $2n-1$. 证毕.

使求积公式具有 $2n-1$ 次代数精度的节点 x_1, x_2, \dots, x_n 称为**Gauss点**, 此时的插值型求积公式称为**Gauss型求积公式**.

引例

由第一节例2可见, 求积公式

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right)$$

就是Gauss型求积公式,

$$x_1 = -1/\sqrt{3}, x_2 = 1/\sqrt{3}$$

就是区间 $[-1, 1]$ 上权函数 $\rho(x)=1$ 的Gauss点.

下面用构造性方法给出Gauss点的确定方法(原理).

对于数值求积公式:

$$\int_a^b f(x)\rho(x)dx \approx \sum_{i=1}^n A_i f(x_i),$$

取区间 $[a, b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的**正交多项式** $p_n(x)$ 的 n 个**零点** x_1, x_2, \dots, x_n 作为**求积节点**, 则其求积误差为:

$$\begin{aligned} R[f] &= \int_a^b f(x)\rho(x)dx - \sum_{i=1}^n A_i f(x_i) \\ &= \int_a^b f[x_1, x_2, \dots, x_n, x]\omega_n(x)\rho(x)dx \\ &= 0 \end{aligned}$$

Newton型误差

$\omega_n(x)$: n 次**正交**多项式

当 $f(x) \in P_{2n-1}$ 时,

$f[x_1, x_2, \dots, x_n, x] \in P_{n-1}$.

由正交多项式之性质3

这说明:取节点为 n 次正交多项式的零点,
即可保证公式的代数精度为 $2n-1$.

定理7.4 对区间 $[a, b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的积分

$$I = \int_a^b f(x) \rho(x) dx$$

区间 $[a, b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的正交多项式 $p_n(x)$ 的 n 个零点 x_1, x_2, \dots, x_n 恰为Gauss点.

由定理7.4可见, 构造Gauss型求积公式的方法为:

(1) 求出区间 $[a, b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的正交多项式 $p_n(x)$.

(2) 求出 $p_n(x)$ 的 n 个零点 x_1, x_2, \dots, x_n 即为Gauss点.

(3) 计算积分系数 $A_i = \int_a^b l_i(x) \rho(x) dx, (i = 1, 2, \dots, n.)$

例9 求积分 $\int_{-1}^1 x^2 f(x) dx$ 的2点Gauss公式.

解 按Schmidt正交化过程作出正交多项式:

$$p_0(x)=1.$$

$$p_1(x) = x - \frac{(x, p_0(x))}{(p_0(x), p_0(x))} p_0(x) = x - \frac{\int_{-1}^1 x^3 dx}{\int_{-1}^1 x^2 dx} = x$$

$$\begin{aligned} p_2(x) &= x^2 - \frac{(x^2, p_0(x))}{(p_0(x), p_0(x))} p_0(x) - \frac{(x^2, p_1(x))}{(p_1(x), p_1(x))} p_1(x) \\ &= x^2 - \frac{\int_{-1}^1 x^4 dx}{\int_{-1}^1 x^2 dx} - \frac{\int_{-1}^1 x^5 dx}{\int_{-1}^1 x^4 dx} x = x^2 - \frac{3}{5} \end{aligned}$$

$p_2(x)$ 的两个零点为 $x_1 = -\sqrt{\frac{3}{5}}$, $x_2 = \sqrt{\frac{3}{5}}$, 积分系数为

$$A_1 = \int_{-1}^1 x^2 l_1(x) dx = \int_{-1}^1 x^2 \frac{x - x_2}{x_1 - x_2} dx = \frac{1}{3}$$

$$A_2 = \int_{-1}^1 x^2 l_2(x) dx = \int_{-1}^1 x^2 \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} dx = \frac{1}{3}$$

故两点Gauss公式为

$$\int_{-1}^1 x^2 f(x) dx \approx \frac{1}{3} [f(-\sqrt{\frac{3}{5}}) + f(\sqrt{\frac{3}{5}})]$$

注: 构造Gauss型求积公式的另一方法即按代数精度最大化原则(**n个节点的求积公式最大代数精度为2n-1**)列出相应的(非线性)方程组, 从而确定求积节点和求积系数(参见教材Pp.165—166的例7-1(2)).

定理7.5 设 $f(x) \in C^{2n}[a, b]$, 则Gauss公式(7.7)的误差为

$$R(f) = \int_a^b f(x) \rho(x) dx - \sum_{i=1}^n A_i f(x_i) = \frac{f^{(2n)}(\eta)}{(2n)!} \int_a^b \rho(x) \omega_n^2(x) dx$$

其中 $\eta \in (a, b)$, $\omega_n(x) = (x-x_1)(x-x_2)\dots(x-x_n)$.

证明: 构造 $2n-1$ 次插值多项式 $H_{2n-1}(x)$, 使满足条件

$H_{2n-1}(x_i) = f(x_i)$, $H'_{2n-1}(x_i) = f'(x_i)$, $i=1, 2, \dots, n$. 则有

$$f(x) - H_{2n-1}(x) = \frac{f^{(2n)}(\xi_x)}{(2n)!} \omega_n^2(x)$$

由于Gauss公式(7.7)具有 $2n-1$ 次代数精度, 所以有

$$\int_a^b H_{2n-1}(x) \rho(x) dx = \sum_{i=1}^n A_i H_{2n-1}(x_i)$$

于是Gauss公式(7.7)的求积误差为

$$\begin{aligned} R(f) &= \int_a^b f(x)\rho(x)dx - \sum_{i=1}^n A_i f(x_i) \\ &= \int_a^b f(x)\rho(x)dx - \sum_{i=1}^n A_i H_{2n-1}(x_i) \\ &= \int_a^b f(x)\rho(x)dx - \int_a^b H_{2n-1}(x)\rho(x)dx \\ &= \int_a^b \frac{f^{(2n)}(\xi_x)}{(2n)!} \rho(x)\omega_n^2(x)dx \end{aligned}$$

利用积分第一中值定理可得

$$R(f) = \frac{f^{(2n)}(\eta)}{(2n)!} \int_a^b \rho(x)\omega_n^2(x)dx$$

证毕.

§ 7.4.2 几种Gauss型求积公式

(1) Gauss-Legendre求积公式

区间 $[-1, 1]$ 上权函数 $\rho(x)=1$ 的Gauss型求积公式, 称为**Gauss-Legendre求积公式**, 其Gauss点为Legendre多项式的零点. 公式的Gauss点和求积系数可在数学用表中查到.

n	x_k	A_k	n	x_k	A_k
1	0	2	6	± 0.9324695142	0.1713244924
2	± 0.5773502692	1		± 0.6612093865	0.3607615730
3	± 0.7745966692	0.5555555556		± 0.2386191861	0.4679139346
	0	0.8888888889	7	± 0.9491079123	0.1294849662
4	± 0.8611363116	0.3478548451		± 0.7415311856	0.2797053915
	± 0.3399810436	0.6521451549		± 0.4058451514	0.3818300505
5	0	0.5688888889	0	0.4179591837	
			8	± 0.9602898565	0.1012285363
				± 0.7966664774	0.2223810345
± 0.5384693101	0.4786286705	± 0.5255324099		0.3137066459	
			± 0.1834346425	0.3626837834	

Gauss-Legendre求积公式的余项为

$$R[f] = \frac{2^{2n+1} (n!)^4}{[(2n)!]^3 (2n+1)} f^{(2n)}(\eta), \eta \in (-1, 1)$$

例10 用3点Gauss公式计算积分 $I = \int_{-1}^1 \cos x dx$.

解: 查表得 $x_1 = -0.7745966692$, $x_2 = 0$, $x_3 = 0.7745966692$,
 $A_1 = A_3 = 0.5555555556$, $A_2 = 0.8888888889$, 所以有

$$I \approx A_1 \cos x_1 + A_2 \cos x_2 + A_3 \cos x_3 = 1.68300355$$

误差为

$$R[f] = \left| \frac{2^7 \times 6^4}{(6!)^3 \times 7} (-\cos \eta) \right| \leq 6.3492 \times 10^{-5}$$

实际上, $I = 2\sin 1 = 1.68294197$, 误差为 $|R[f]| = 6.158 \times 10^{-5}$.

用Simpson公式, 则有 $I \approx 1.69353487$, 误差为 $|R[f]| = 1.06 \times 10^{-2}$.

由于

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{b-a}{2} \int_{-1}^1 f\left(\frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2}t\right)dt \quad (x = \frac{(a+b) + (b-a)t}{2})$$

因此, $[a, b]$ 上权函数 $\rho(x)=1$ 的Gauss型求积公式为

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2} \sum_{i=1}^n A_i f\left(\frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2}x_i\right)$$

求积误差可表示为

$$R[f] = \frac{(b-a)^{2n+1} (n!)^4}{[(2n)!]^3 (2n+1)} f^{(2n)}(\eta), \quad \eta \in (a, b)$$

例14 用3点Gauss公式计算积分 $I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx$.

解: 这里Gauss点和积分系数与上例相同, 所以

$$I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx \approx \frac{1}{2} \sum_{i=1}^3 A_i \frac{4}{1+[(1+x_i)/2]^2} = 3.141068$$

结果远比Simpson公式的结果精确.

(2) Gauss-Laguerre求积公式

区间 $[0, +\infty)$ 上权函数 $\rho(x)=e^{-x}$ 的Gauss型求积公式, 称为**Gauss-Laguerre求积公式**, 其Gauss点为Laguerre多项式的零点. 公式的Gauss点和求积系数可在数学用表中查到.

n	x_k	A_k		n	x_k	A_k
2	0.5858864376	0.8535533905		5	0.2635603197	0.5217556105
	3.4142135623	0.1464466094			1.4134030591	0.3986668110
3	0.4157745567	0.7110930099			3.5964257710	0.0759424497
	2.2942803602	0.2785177335			7.0858100058	0.0036117587
	602899450829	0.0103892565			12.6408008442	0.0000233700
4	0.3225476896	0.6031541043		6	0.2228466041	0.4589646793
	1.7457611011	0.3574186924			1.1889321016	0.4170008307
	4.5366202969	0.0388879085			2.9927363260	0.1133733820
	9.3950709123	0.0005392947			5.7751435691	0.0103991975
					9.8374674183	0.0002610172
					15.9828739806	0.0000008985

Gauss-Laguerre求积公式为

$$\int_0^{\infty} e^{-x} f(x) dx \approx \sum_{i=1}^n A_i f(x_i)$$

求积公式的误差为

$$R[f] = \frac{(n!)^2}{(2n)!} f^{(2n)}(\eta), \quad \eta \in (0, +\infty)$$

由于

$$\int_0^{\infty} f(x) dx = \int_0^{\infty} e^{-x} e^x f(x) dx$$

所以, 对 $[0, +\infty)$ 上权函数 $\rho(x)=1$ 的积分, 也可以构造类似的 Gauss-Laguerre求积公式:

$$\int_0^{\infty} f(x) dx \approx \sum_{i=1}^n A_i e^{x_i} f(x_i)$$

(3) Gauss-Hermite求积公式

区间 $(-\infty, +\infty)$ 上权函数 $\rho(x)=e^{-x^2}$ 的Gauss型求积公式, 称为**Gauss-Hermite求积公式**, 其Gauss点为Hermite多项式的零点. 公式的Gauss点和求积系数可在数学用表中查到.

n	x_k	A_k		n	x_k	A_k
2	± 0.7071067811	0.8862269254		6	± 0.4360774119	0.7246295952
3	± 1.2247448713	0.2954089751			± 1.3358490704	0.1570673203
	0	1.8163590006			± 2.3506049736	0.0045300099
4	± 0.5246476232	0.8049140900		7	± 0.8162878828	0.4256072526
	± 1.6506801238	0.0813128354			± 1.6735516287	0.0545155828
5	± 0.9585724646	0.3936193231			± 2.6519613563	0.0009717812
	± 2.0201828704	0.0199532421			0	0.8102646175
	0	0.9453087204				

Gauss-Hermite求积公式为

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} f(x) dx \approx \sum_{i=1}^n A_i f(x_i) \quad \text{或} \quad \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx \approx \sum_{i=1}^n A_i e^{x_i^2} f(x_i)$$

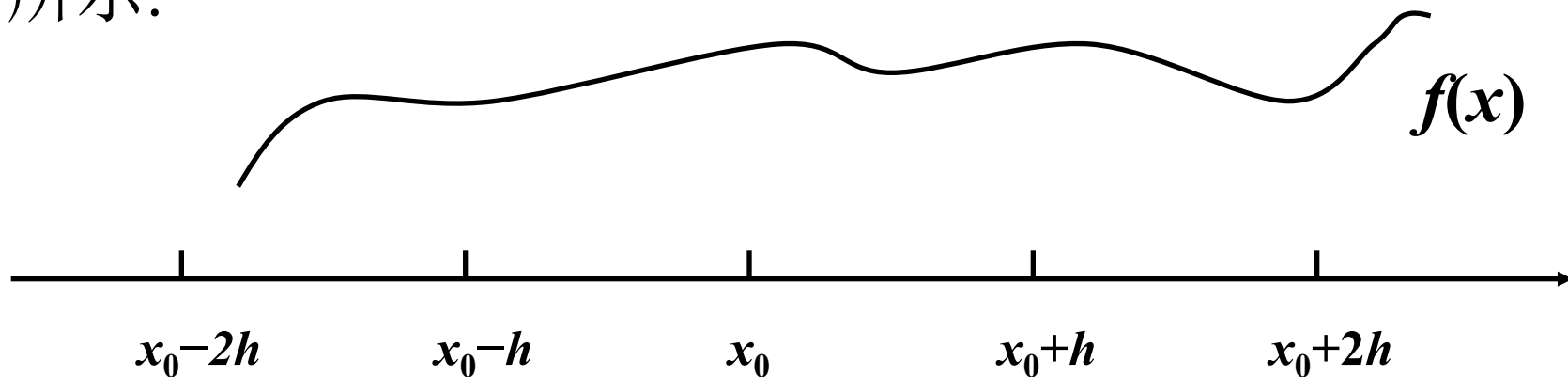
求积公式的误差为

$$R[f] = \frac{n! \sqrt{\pi}}{2^n (2n)!} f^{(2n)}(\eta) \quad \eta \in (-\infty, +\infty)$$

§ 7.6 数值微分

问题：对于充分光滑函数(即任意阶连续可微函数) $f(x)$ ，如何根据 $f(x)$ 在离散节点 $x_k(k=0, 1, 2\ldots)$ 上的函数值来计算在节点 $x_k(k=0, 1, 2\ldots)$ 处的一阶导数值 $f'(x_k)$ 、二阶导数值 $f''(x_k)$ ？

假设在节点 x_0 附近的节点均为等距剖分, 剖分步长为 h . 如图所示.



由于

$$f'(x_0) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \Delta x) - f(x_0)}{\Delta x},$$

因此.....

(1) 关于一阶导数的**向前差商**数值微分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h}$$

由Taylor展开式

$$f(x_0 + h) = f(x_0) + f'(x_0)h + \frac{h^2}{2} f''(x_0 + \theta h), \quad 0 \leq \theta \leq 1.$$

可得**向前差商公式的误差**

$$\begin{aligned} f'(x_0) - \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} &= -\frac{h}{2} f''(x_0 + \theta h), \quad 0 \leq \theta \leq 1. \\ &= O(h). \end{aligned}$$

(2) 关于一阶导数的**向后差商**数值微分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{f(x_0) - f(x_0 - h)}{h}$$

由Taylor展开式

$$f(x_0 - h) = f(x_0) - f'(x_0)h + \frac{h^2}{2} f''(x_0 - \theta h), \quad 0 \leq \theta \leq 1.$$

可得**向后差商公式的误差**

$$\begin{aligned} f'(x_0) - \frac{f(x_0) - f(x_0 - h)}{h} &= \frac{h}{2} f''(x_0 - \theta h), \quad 0 \leq \theta \leq 1. \\ &= O(h). \end{aligned}$$

(3) 关于一阶导数的一阶中心差商数值微分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{f(x_0 + h) - f(x_0 - h)}{2h}$$

当节点等距且 $f(x)$ 充分光滑时, 由Taylor展开式

$$f(x_0 + h) = f(x_0) + f'(x_0)h + \frac{h^2}{2} f''(x_0) + \frac{h^3}{6} f'''(x_0 + \theta_1 h), 0 \leq \theta_1 \leq 1.$$

$$f(x_0 - h) = f(x_0) - f'(x_0)h + \frac{h^2}{2} f''(x_0) - \frac{h^3}{6} f'''(x_0 - \theta_2 h), 0 \leq \theta_2 \leq 1.$$

可得一阶中心差商公式的误差

$$\begin{aligned} f'(x_0) - \frac{f(x_0 + h) - f(x_0 - h)}{2h} &= \frac{h^2}{-12} [f'''(x_0 + \theta_1 h) + f'''(x_0 - \theta_2 h)] \\ &= \frac{h^2}{-6} f'''(x_0 + \theta h), \quad -1 \leq \theta \leq 1. \\ &= O(h^2). \end{aligned}$$

(4) 关于二阶导数的二阶中心差商数值微分公式

$$f''(x_0) \approx \frac{f(x_0 + h) - 2f(x_0) + f(x_0 - h)}{h^2}$$

当节点等距且 $f(x)$ 充分光滑时, 由Taylor展开式

$$f(x_0 + h) = f(x_0) + f'(x_0)h + \frac{h^2}{2} f''(x_0) + \frac{h^3}{6} f'''(x_0) + \frac{h^4}{24} f^{(4)}(x_0 + \theta_1 h), 0 \leq \theta_1 \leq 1$$

$$f(x_0 - h) = f(x_0) - f'(x_0)h + \frac{h^2}{2} f''(x_0) - \frac{h^3}{6} f'''(x_0) + \frac{h^4}{24} f^{(4)}(x_0 - \theta_2 h), 0 \leq \theta_2 \leq 1$$

可得二阶中心差商公式的误差

$$\begin{aligned} f''(x_0) - \frac{f(x_0 + h) - 2f(x_0) + f(x_0 - h)}{h^2} &= \frac{h^2}{-24} [f^{(4)}(x_0 + \theta_1 h) + f^{(4)}(x_0 - \theta_2 h)] \\ &= \frac{h^2}{-12} f^{(4)}(x_0 + \theta h), \quad -1 \leq \theta \leq 1. \\ &= O(h^2). \end{aligned}$$

思考1: 当非等距剖分时, 一阶中心差商和二阶中心差商公式的误差如何?

思考2: 数值微分公式的稳定性如何?

思考3: 数值积分公式的稳定性如何?

关于改善数值微分公式(稳定性)的一些策略, 参见教材P227.

从截断误差的角度看, 步长 h 越小, 截断误差越小. 但另一方面, 当 h 很小时, 计算过程中会出现以下情况:

- (1) 两个相近的数相减;
- (2) 分母的绝对值很小.

这些会引起计算误差. 因此, 步长 h 又不宜过小.

例如, 用一阶中心差商公式计算 $f(x)=\sin x$ 在 $x=5$ 处的一阶导数值 $f'(5)$ ($=\cos 5=0.283662$). 计算结果如下:

h	$[f(5+h)-f(5-h)]/(2h)$	绝对误差
1	0.23869350	4.49686869e-02
0.1	0.28318965	4.72533980e-04
0.01	0.28365746	4.72767946e-06
0.001	0.28366214	4.72769127e-08
0.0001	0.28366218	4.73240669e-10
0.00001	0.28366219	1.13878906e-11
0.000001	0.28366219	2.85715895e-13
0.0000001	0.28366219	4.99314645e-10
0.00000001	0.28366218	2.83135443e-09
0.000000001	0.28366220	1.93731061e-08
0.0000000001	0.28366198	2.02671499e-07
1e-11	0.28366198	2.02671499e-07
1e-12	0.28366198	2.02671499e-07
1e-13	0.28477221	1.11002035e-03
1e-14	0.27755576	6.10642931e-03
1e-15	0.22204460	6.16175805e-02

以上为Intel(R) Core(™) i5 CPU 2.6GHz, win7(64位操作系统) Matlab2015b 计算结果

从计算结果可见, $h=1\text{e-}6$ (即 $h=0.000001$)时, 此格式的计算效果最好. 随着步长进一步缩小, 近似效果越来越差.

实际应用时, 可采用步长逐次减半的方法确定最终步长. 记 $D(h)$ 和 $D(h/2)$ 分别为步长 h 和 $h/2$ 时的差商公式, 对给定的精度 $\varepsilon>0$, 如果

$$|D(h)-D(h/2)|< \varepsilon,$$

就取步长为 $h/2$.

否则, 进一步将步长减半.

§ 7.6.2 插值型数值微分

设 $L_n(x)$ 是 $f(x)$ 以 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ 为节点的 n 次Lagrange插值多项式, 则取

$$f^{(k)}(x) \approx L_n^{(k)}(x) = \sum_{i=0}^n l_i^{(k)}(x) f(x_i), \quad k = 1, 2, \dots, n.$$

当 $f(x) \in C^{n+1+k}[a, b]$ 时, 有

$$f^{(k)}(x) - L_n^{(k)}(x) = \frac{d^k}{dx^k} \left[\frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \right]$$

特别, 当 $k=1$ 时有

$$f'(x) - L'_n(x) = \frac{1}{(n+1)!} \left[\frac{d}{dx} (f^{(n+1)}(\xi_x)) \omega_{n+1}(x) + f^{(n+1)}(\xi_x) \frac{d}{dx} \omega_{n+1}(x) \right]$$

$$f'(x) - L'_n(x) = \frac{1}{(n+1)!} \left[\frac{d}{dx} (f^{(n+1)}(\xi_x)) \omega_{n+1}(x) + f^{(n+1)}(\xi_x) \frac{d}{dx} \omega_{n+1}(x) \right]$$

如果仅限定在节点 x_i 处求导, 则有

$$\begin{aligned} f'(x_i) - L'_n(x_i) &= \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'_{n+1}(x_i) \\ &= \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{\substack{j=0, \\ j \neq i}}^n (x_i - x_j), \end{aligned} \tag{7.47}$$

$$i = 0, 1, 2, \dots, n.$$

$$f'(x_i) - L'_n(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{\substack{j=0, \\ j \neq i}}^n (x_i - x_j), \quad i = 0, 1, 2, \dots, n. \quad (7.47)$$

如取 $n=1$ 的线性插值 $L_1(x) = [(x-x_0)f(x_1) - (x-x_1)f(x_0)]/h$, (其中 $h=x_1-x_0$) 可得**数值微分的二点公式**:

$$\begin{cases} f'(x_0) = \frac{1}{h}(f(x_1) - f(x_0)) - \frac{h}{2}f''(\xi) \\ f'(x_1) = \frac{1}{h}(f(x_1) - f(x_0)) + \frac{h}{2}f''(\xi) \end{cases}$$

$$f'(x_i) - L'_n(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{\substack{j=0, \\ j \neq i}}^n (x_i - x_j), \quad i = 0, 1, 2, \dots, n. \quad (7.47)$$

根据(7.47), 还可构造数值微分的三点公式:

$$f'(x_0) = \frac{1}{2h} [-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)] + \frac{h^2}{3} f'''(\xi)$$

$$f'(x_1) = \frac{1}{2h} [-f(x_0) + f(x_2)] - \frac{h^2}{6} f'''(\xi)$$

$$f'(x_2) = \frac{1}{2h} [f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)] + \frac{h^2}{3} f'''(\xi)$$

对 $L_2(x)$ 求二阶导数,也可以得到近似二阶导数的三点公式:

$$f''(x_0) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] + [-hf'''(\xi_1) + \frac{h^2}{6} f^{(4)}(\xi_2)]$$

$$f''(x_1) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] - \frac{h^2}{12} f^{(4)}(\xi)$$

$$f''(x_2) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] + \left[hf'''(\xi_1) - \frac{h^2}{6} f^{(4)}(\xi_2) \right]$$