

三、数值积分

如果 $F(x)$ 是 $f(x)$ 的一个原函数则可用牛顿-莱布尼兹公式计算定积分

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

但在实际计算中常常会碰到一些困难:

- ① 有些函数的原函数不能用初等函数表达;
- ② $f(x)$ 的原函数表达式太复杂, 计算量太大;
- ③ $f(x)$ 没有解析表达式, 仅知道它在某些离散点处的值。

近似方法：由定积分定义

$$\int_a^b f(x)dx = \lim_{\|\Delta x\| \rightarrow 0} \sum_{i=0}^n f(\xi_i) \Delta x_i$$

(1)分割 $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$

(2)近似 $\Delta s_i = f(\xi_i) \Delta x_i$ $\Delta x_i = x_i - x_{i-1}$

(3)求和 $S_n = \sum_{i=0}^n \Delta s_i = \sum_{i=0}^n f(\xi_i) \Delta x_i$

(4)求极限 $\|\Delta x\| = \max_{1 \leq i \leq n} \{|\Delta x_i|\}$

$$\lim_{\|\Delta x\| \rightarrow 0} S_n = \lim_{\|\Delta x\| \rightarrow 0} \sum_{i=0}^n f(\xi_i) \Delta x_i = \int_a^b f(x)dx$$

机械地构建:

$$\begin{aligned}\int_a^b f(x)dx &= A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1) + \dots A_n f(x_n) + R[f] \\ &= \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) + R[f]\end{aligned}$$

其中 A_i 权系数, $\sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$ 是 $f(x_i)$ 加权和,

$\sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$ 为 $\int_a^b f(x)dx$ 的近似值。

1、插值型数值积分公式

在积分区间 $[a, b]$ 上取有限个点 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$

作 $f(x)$ 的 n 次插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n f(x_k) l_k(x)$$

其中 $l_k(x)$ ($k = 0, 1, \dots, n$) 为 n 次插值 *Lagrange* 基函数。

用 $L_n(x)$ 近似代替被积函数 $f(x)$ ，则得

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

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

$$\begin{aligned} \text{若记 } A_k &= \int_a^b l_k(x)dx \\ &= \int_a^b \frac{(x-x_0)\cdots(x-x_{k-1})(x-x_{k+1})\cdots(x-x_n)}{(x_k-x_0)\cdots(x_k-x_{k-1})(x_k-x_{k+1})\cdots(x_k-x_n)}dx \end{aligned}$$

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

这就是插值型数值求积公式, 其中 A_k 称为求积系数

2、牛顿-科特斯求积公式

积分区间的等分点作为求积节点 \Rightarrow 牛顿-科特斯公式
即 Newton-Cotes公式是指等距节点下使用Lagrange插值多项式建立的数值求积公式。

求积公式构造

在积分区间 $[a,b]$ 上取 $n+1$ 个等距节点 $x_k = a + kh$ ($k = 0, 1, \dots, n$),
其中 $h = \frac{b-a}{n}$, 作 n 次拉格朗日插值多项式 $L_n(x)$.

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n f(x_k) l_k(x)$$

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

$$\text{其中 } A_k = \int_a^b l_k(x)dx = \int_a^b \prod_{\substack{0 \leq j \leq n \\ j \neq k}} \frac{x - x_j}{x_k - x_j} dx$$

注意是等距节点

假设 $x = a + th$ 由 $x \in [a, b]$ 可知 $t \in [0, n]$

$$\begin{aligned} A_k &= \int_a^b \prod_{\substack{0 \leq j \leq n \\ j \neq k}} \frac{x - x_j}{x_k - x_j} dx = \int_0^n \left(\prod_{\substack{0 \leq j \leq n \\ j \neq k}} \frac{(t - j)h}{(k - j)h} \right) \cdot h \cdot dt \\ &= \frac{h \cdot (-1)^{n-k}}{k!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{0 \leq j \leq n \\ j \neq k}} (t - j) dt \end{aligned}$$

$$= (b-a) \cdot \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k! \cdot (n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{0 \leq j \leq n \\ j \neq k}} (t-j) dt$$

$$A_k = (b-a) \cdot C_k^{(n)} \quad C_k^{(n)} \text{称为Cotes系数}$$

所以Newton-Cotes公式化为

$$I_n(f) = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} f(x_k)$$

几个低阶的牛顿-科特斯公式

当 $n=1, 2, 4$ 时的公式是最常用的低阶公式。

(1) 梯形公式 取 $n=1$, 则 $x_0 = a$, $x_1 = b$, $h = b - a$

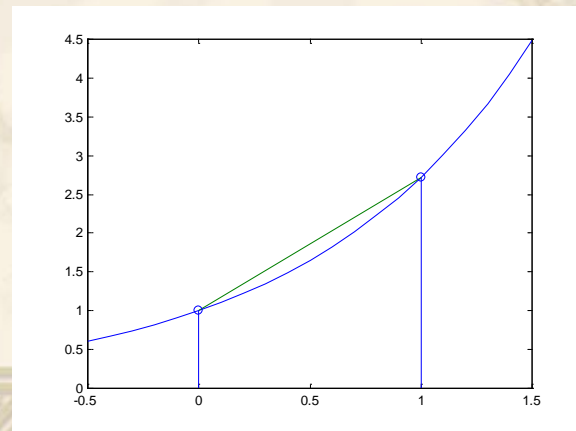
Cotes系数为 $C_0^{(1)} = -\int_0^1 (t-1)dt = \frac{1}{2}$ $C_1^{(1)} = \int_0^1 tdt = \frac{1}{2}$

求积公式为

$$I_1(f) = (b-a) \sum_{k=0}^1 C_k^{(1)} f(x_k) = \frac{b-a}{2} [f(x_0) + f(x_1)]$$

即 $I_1(f) = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$

梯形求积公式



(2) 辛浦生公式 取 $n = 2$, 则 $x_0 = a$, $x_1 = \frac{b+a}{2}$, $x_2 = b$, $h = \frac{b-a}{2}$

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

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

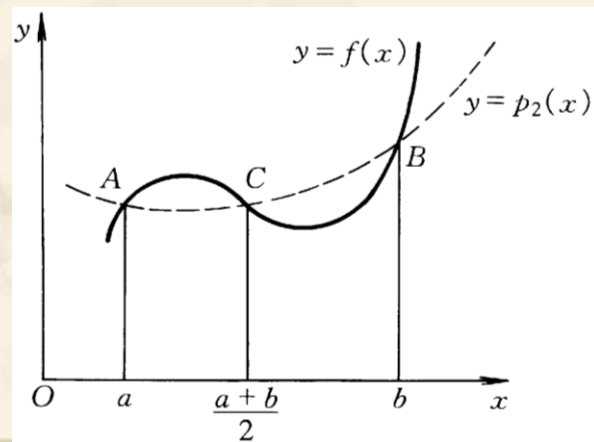
$$C_2^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 (t-1)t dt = \frac{1}{6}$$

求积公式为

$$I_2(f) = (b-a) \sum_{k=0}^2 C_k^{(2)} f(x_k)$$

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

Simpson求积公式.



(3) 科特斯公式 n=4时

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

科特斯系数表

n	$C_k^{(n)}$
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	$\frac{19}{288}, \frac{25}{96}, \frac{25}{144}, \frac{25}{144}, \frac{25}{96}, \frac{19}{288}$

3、求积公式的代数精度

为使求积公式能对更多的积分具有较好的实际计算意义, 要求它对尽可能多的被积函数都准确地成立.

定义 如果求积公式对于任何不高于 m 次的代数多项式都准确成立, 则称该求积公式具有 m 次代数精确度。

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

若具有 m 阶代数精度, 则对于

$$f(x) = 1, x, x^2, \dots, x^m \quad \text{or} \quad f(x) = \sum_{k=0}^m a_k x^k$$

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

定理 含有 $n+1$ 个节点的插值型数值积分公式的代数精度至少是 n 。

证 因为插值型数值积分公式的余项

$$R_n[f] = \frac{1}{(n+1)!} \int_a^b f^{(n+1)}(\xi) \omega_{n+1}(x) dx$$

所以对于次数不超过 n 的多项式, 有 $R_n[f]=0$,

从而其代数精度至少是 n 。

$n+1$ 个节点的拉格朗日插值多项式:

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n f(x_k) l_k(x) \equiv f(x) \quad (\text{n次多项式})$$

容易验证梯形公式, 辛浦生公式, 科特斯公式分别具有 1, 3, 5 次代数精度。

4、复化求积公式

$n+1$ 个节点的插值型求积公式，代数精度至少是 n

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

将区间 $[a, b]$ 适当分割成若干个子区间，对每个子区间使用低阶求积公式，是提高积分精度的一个常用的方法，即复化求积。

(1) 复化梯形公式

将定积分 $\int_a^b f(x)dx$ 的积分区间 $[a, b]$ 分割为 n 等份

分割点为 $x_k = a + kh, \quad k = 0, 1, \dots, n \quad h = \frac{b-a}{n}$

在子区间 $[x_k, x_{k+1}]$ ($k = 0, 1, \dots, n-1$)上使用梯形公式

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

相加后得复化梯形公式

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

(2) 复化辛浦生公式

将积分区间 $[a, b]$ 分割为 N 子区间 $[x_{2k}, x_{2k+2}](k = 0, 1, \dots, N-1)$,

每个子区间的中点 $x_{2k+1}(k = 0, 1, \dots, N-1)$, 子区间长度为 $h = \frac{b-a}{N}$.

在每个子区间上用辛浦森公式:

$$I_k = \int_{x_{2k}}^{x_{2k+2}} f(x) dx \approx \frac{h}{6} [f(x_{2k}) + 4f(x_{2k+1}) + f(x_{2k+2})]$$

相加后得复化辛浦生公式

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{h}{6} \left[f(a) + 4 \sum_{k=0}^{N-1} f(x_{2k+1}) + 2 \sum_{k=1}^{N-1} f(x_{2k}) + f(b) \right] \underline{\underline{\text{记为}}} S_N$$

式中 $x_k = a + k \frac{h}{2} (k = 0, 1, \dots, 2N-1).$

(3) 复化柯特斯公式

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{h}{90} [7f(a) + 32 \sum_{k=1}^N f(x_{4k-3}) + 12 \sum_{k=1}^N f(x_{2k-2}) \\ + 32 \sum_{k=1}^N f(x_{4k-1}) + 14 \sum_{k=1}^{N-1} f(x_{4k}) + 7f(b)] \underline{\underline{\text{记为 } C_N}}$$

式中 $h = \frac{b-a}{N}, x_k = a + k \frac{h}{4} (k = 0, 1, \dots, 2N-1).$

5、变步长求积公式

设区间 a, b 划分为 n 等分，即步长 $h = \frac{b-a}{n}$ ，

计算 $T_n(h)$ ：然后将区间 a, b 分点加密一倍，即步长

缩小一半为 $\frac{h}{2}$ ，再计算出 $T_{2n}(\frac{h}{2})$ 。如果

$$\left| T_{2n}(\frac{h}{2}) - T_n(h) \right| \leq \varepsilon$$

则取 $T_{2n}(\frac{h}{2})$ 作为定积分的近似值。

(1) 变步长梯形求积公式

将定积分 $I = \int_a^b f(x)dx$ 的积分区间 $[a, b]$ 分割为 n 等份

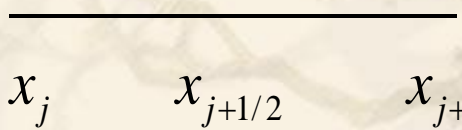
由复化梯形公式

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

如果将 $[a, b]$ 分割为 $2n$ 等份, 则

$$T_{2n} = \frac{b-a}{4n} [f(a) + 2 \sum_{j=1}^{n-1} f(x_j) + 2 \sum_{j=0}^{n-1} f(x_{j+1/2}) + f(b)]$$

其中 $x_{j+1/2} = x_j + \frac{1}{2}h = a + (j + \frac{1}{2})h$


$$\begin{array}{ccccc} & & \text{-----} & & \\ & & x_j & x_{j+1/2} & x_{j+1} \end{array}$$

$$\begin{aligned}
 T_{2n} &= \frac{b-a}{4n} \left[f(a) + 2 \sum_{j=1}^{n-1} f(x_j) + 2 \sum_{j=0}^{n-1} f(x_{j+1/2}) + f(b) \right] \\
 &= \frac{b-a}{4n} \left[f(a) + 2 \sum_{j=1}^{n-1} f(x_j) + f(b) \right] + \frac{b-a}{4n} 2 \sum_{j=0}^{n-1} f(x_{j+1/2}) \\
 &= \frac{1}{2} T_n + \frac{b-a}{2n} \sum_{j=0}^{n-1} f(x_{j+1/2}) \\
 &= \frac{1}{2} (T_n + H_n)
 \end{aligned}$$

$$H_n = h \sum_{j=0}^{n-1} f(x_{j+1/2})$$

只需计算此项

例 用区间逐次分半的梯形公式计算 $I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx$

要求其误差不超过 $\varepsilon = \frac{1}{2} \times 10^{-5}$ （其精确值为 π ）。

解 编程计算，其结果见下表

$2^k = N$	T_N	$ T_{2N} - T_N $	$2^k = N$	T_N	$ T_{2N} - T_N $
2^0	3.0		2^5	3.141430	0.0004
2^1	3.1	0.1	2^6	3.141553	0.0001
2^2	3.131177	0.03	2^7	3.141583	0.00003
2^3	3.138989	0.007	2^8	3.141590	0.000007
2^4	3.140942	0.001	2^9	3.141592	0.000002

(2) 变步长Simpson求积公式

由复化Simpson公式

$$\begin{aligned} S_n(h) &= \frac{h}{3} \left(\frac{f(a) - f(b)}{2} + \left(\sum_{j=1}^n f(a + jh) + 2f(a + (j - \frac{1}{2})h) \right) \right) \\ &= \frac{1}{3} \left\{ h \left[\frac{f(a) - f(b)}{2} + \sum_{j=1}^n f(a + jh) \right] + 2h \sum_{j=1}^n f(a + (j - \frac{1}{2})h) \right\} \\ &= \frac{1}{3} (T_n(h) + 2H_n(h)) \end{aligned}$$

$$\text{所以 } S_{2n}(\frac{h}{2}) = \frac{1}{3} (T_{2n}(\frac{h}{2}) + 2H_{2n}(\frac{h}{2}))$$

6、Gauss 求积公式

含有 $n+1$ 个节点的插值型数值积分公式的代数精度至少是 n ，而不可能超过 $2n+1$ 。

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

适当选取节点可使插值型数值积分公式具有 $2n+1$ 阶代数精度。

适当选取 $\{x_k\} \Rightarrow \{A_k\} \quad k = 0, 1, 2, \dots, n$

使得对于 $f(x)=1, x, x^2, \dots, x^{2n+1}$ or $f(x)=\sum_{k=0}^{2n+1} a_k x^k$

$$\int_a^b \rho(x) f(x)dx \equiv \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \quad \text{精确成立}$$

则数值积分公式称为Gauss 求积公式， $\{x_k\}_{k=0}^n$ 称为Gauss点

定理： 插值型求积公式的节点 $x_k \ k=0,1,2,\cdots,n$ 是 Gauss 点的充分必要条件

$$\int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) Q(x) dx = 0$$

其中, $\omega_{n+1}(x) = (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_n)$, Q 为任意不超过 n 次的多项式。

即： Gauss 点 $x_k \ k=0,1,2,\cdots,n$ 是 $\omega_{n+1}(x)$ 的零点。

推论： 在区间 a,b 上带权 $\rho(x)$ 的正交多项式 P_{n+1} 的零点是 Gauss 点。

证明：（1）必要性： $x_k \quad k=0,1,2,\dots,n$ 是 Gauss 点 $\Rightarrow \int_a^b \rho(x)\omega_{n+1}(x)Q(x)dx=0$

节点 $x_k \quad k=0,1,2,\dots,n$ 是 Gauss 点，即积分公式：

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

具有 $2n+1$ 阶代数精度，即对于任意不超过 $2n+1$ 次的多项式 $P_{2n+1}(x)$ ，

$$\int_a^b \rho(x)P_{2n+1}(x)dx \equiv \sum_{k=0}^n A_k P_{2n+1}(x_k)$$

现： Q 为不超过 n 次的多项式， $\omega_{n+1}(x)=(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_n)$ 为 $n+1$ 次

$\omega_{n+1}(x)Q$ 为不超过 $2n+1$ 次的多项式。

$$\text{有 } \int_a^b \rho(x)\omega_{n+1}(x)Q(x)dx \equiv \sum_{k=0}^n A_k \omega_{n+1}(x_k)Q(x_k) = 0 \quad \because \omega_{n+1}(x_k) = 0$$

(1) 充分性: $\int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) Q(x) dx = 0 \Rightarrow x_k \quad k = 0, 1, 2, \dots, n$ 是 Gauss 点

若: $\int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) Q(x) dx = 0$; $\omega_{n+1}(x) Q(x)$ 不超过 $2n+1$ 次的多项式。

取任意不超过 $2n+1$ 次的多项式 $P_{2n+1}(x)$,

可: $P_{2n+1}(x) = \omega_{n+1}(x) Q(x) + \varphi(x)$; $\varphi(x)$, $Q(x)$ 不超过 n 次的多项式。

$$\int_a^b \rho(x) P_{2n+1}(x) dx = \int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) Q(x) dx + \int_a^b \rho(x) \varphi(x) dx = \int_a^b \rho(x) \varphi(x) dx$$

而积分公式至少具有 n 阶代数精度, 即对于任意不超过 n 次的多项式 $\varphi(x)$,

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

得: $\int_a^b \rho(x) P_{2n+1}(x) dx \equiv \sum_{k=0}^n A_k \varphi(x_k) \equiv \sum_{k=0}^n A_k P_{2n+1}(x_k)$ 具有 $2n+1$ 阶代数精度。

$$\because P_{2n+1}(x_k) = \omega_{n+1}(x_k) Q(x_k) + \varphi(x_k) = \varphi(x_k)$$

构造 Gauss 求积公式的基本方法:

(1) 构建或找到正交多项式 $\{P_k(x)\} \quad k=0,1,2,\dots,n+1$

$$\int_a^b \rho(x) P_i(x) P_j(x) dx = C_i \delta_{ij} \quad i, j = 0, 1, 2, \dots, n+1$$

(2) 求出: $P_{n+1}(x) = 0$ 的 $n+1$ 个零点 $x_i \quad i=1, 2, \dots, n+1$

(3) 由这些GAUSS点求出:

$$A_k = \int_a^b \rho(x) l_k(x) dx = \int_a^b \rho(x) \frac{(x-x_1) \cdots (x-x_{n+1})}{(x_k-x_1) \cdots (x_k-x_{n+1})} dx \quad k=1, 2, \dots, n+1$$

(4) GAUSS求积分公式:

$$\int_a^b \rho(x) f(x) dx \approx \sum_{k=1}^{n+1} A_k f(x_k) = G_{n+1}[f]$$

几个常用的正交多项式及Gauss 求积公式

(1) Legendre 多项式, 及 Gauss-Legendre 求积公式

在区间 $-1, 1$ 上, 带权 $\rho(x)=1$ 的正交多项式系 $P_n(x) \quad n=0, 1, 2, 3, \dots$ 称为 Legendre 多项式, 它的一般形式为

$$\begin{cases} P_0(x) = 1 \\ P_n(x) = \frac{1}{2^n n!} \frac{d^n}{dx^n} [(x^2 - 1)^n] \quad (n = 0, 1, 2, \dots) \end{cases}$$

正交性

$$(P_m(x), P_n(x)) \Rightarrow \int_{-1}^1 P_m(x) P_n(x) dx = \begin{cases} 0 & (m \neq n) \\ \frac{2}{2n+1} & (m = n) \end{cases}$$

记 $P_n(x) = 0$ 的 n 个零点 (Gauss 点): x_1, x_2, \dots, x_n

可求出: A_1, A_2, \dots, A_n (Gauss 系数, 有专用程序)

则： $\int_{-1}^1 f(x)dx = \sum_{k=1}^n A_k f(x_k)$ 称为 Gauss-Legendre 求积公式。

若： 求 $\int_a^b f(x)dx$ ； 可作变量代换 $x = \frac{1}{2}(a+b) + \frac{1}{2}(b-a)t$

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

$$= \frac{b-a}{2} \sum_{k=1}^n A_k f\left(\frac{1}{2}(a+b) + \frac{1}{2}(b-a)t_k\right)$$

其中： t_1, t_2, \dots, t_n 为 $P_n x = 0$ 的 n 个零点（Gauss 点）。

A_1, A_2, \dots, A_n 为相应的 Gauss 系数。

与复化梯形公式，复化 Simpson 公式类似，我们也可以构造复化 Gauss-Legendre 求积公式。

可将区间 a, b 分成 n 等分，则 $h = \frac{b-a}{n}$ ， $x_k = a + kh$

$k = 0, 1, 2, \dots, n$ 对每个子区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 用 N 点 Gauss-Legendre 求积公式。

(2) Chebyshev 多项式, 及 Gauss-Chebyshev 求积公式

Chebyshev 多项式: $T_n x = \cos n \arccos x \quad n = 0, 1, 2, \dots$

在区间 $-1, 1$ 上, 带权 $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$ 正交

$$(T_m(x), T_n(x)) = \int_{-1}^1 \frac{T_m(x)T_n(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx = \begin{cases} 0 & (m \neq n) \\ \pi & (m = n = 0) \\ \frac{\pi}{2} & (m = n \neq 0) \end{cases}$$

$T_n x$ 在 $-1, 1$ 内 n 个零点 $x_k = \cos \frac{2k-1}{2n} \pi \Rightarrow A_k \quad (k = 1, 2, 3, \dots)$

则得: $\int_{-1}^1 \frac{f(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx = \sum_{k=1}^n A_k f(x_k)$ 称为 Gauss-Chebyshev 求积公式。

(3) Laguerre 多项式, 及 Gauss-Laguerre 求积公式

Laguerre 多项式:
$$L_n(x) = e^x \frac{d^n}{dx^n} [e^{-x} x^n] \quad (n = 0, 1, 2, \dots)$$

正交性

$$(L_m(x), L_n(x)) = \int_0^\infty e^{-x} L_m(x) L_n(x) dx = \begin{cases} 0 & m \neq n \\ C(n) & m = n \end{cases}$$

记 $L_n(x) = 0$ 的 n 个零点 (Gauss 点): x_1, x_2, \dots, x_n

可求出: A_1, A_2, \dots, A_n (Gauss 系数)

则得: $\int_0^\infty e^{-x} f(x) dx = \sum_{k=1}^n A_k f(x_k)$ 称为 Gauss-Laguerre 求积公式。

(4) Hermite 多项式, 及 Gauss-Hermite 求积公式

$$\text{Hermite 多项式} \quad \begin{cases} H_0(x) = 1 \\ H_n(x) = (-1)^n e^{x^2} \frac{d^n}{dx^n} (e^{-x^2}) \quad (n = 1, 2, 3, \dots) \end{cases}$$

正交关系

$$(H_m(x), H_n(x)) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} H_m(x) H_n(x) dx = \begin{cases} 0 & (m \neq n) \\ 2^n n! \sqrt{n} & (m = n) \end{cases}$$

记 $H_n x = 0$ 的 n 个零点 (Gauss 点): x_1, x_2, \dots, x_n

可求出: A_1, A_2, \dots, A_n (Gauss 系数)

则得: $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} f(x) dx = \sum_{k=1}^n A_k f(x_k)$ 称为 Gauss-Hermite 求积公式。

7、多重积分

$$\int_c^d \int_a^b f(x, y) dx dy = \int_c^d G(y) dy; \quad G(y) = \int_a^b f(x, y) dx$$

例如用复化梯形公式 $\int_a^b f(x) dx \approx T_n = \frac{h}{2} \left[f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b) \right]$

取 $h_1 = (b - a) / n_1; \quad h_2 = (d - c) / n_2$

$$G(y) = \int_a^b f(x, y) dx = \frac{h_1}{2} \left[f(a, y) + 2 \sum_{k=1}^{n_1-1} f(x_k, y) + f(b, y) \right]$$

$$\int_c^d \int_a^b f(x, y) dx dy = \int_c^d G(y) dy = \frac{h_2}{2} \left[G(c) + 2 \sum_{k=1}^{n_2-1} G(y_k) + G(d) \right]$$

同样可用Gauss积分

练习 3 、数值积分 $I = \int_a^b f(x)dx$

一、 建立变步长**Simpson**求积公式、计算程序。

二、 建立变步长**Gauss**求积公式、计算程序。

要求：简述数值计算方法要点，编程序计算，程序验证。

例如取： $f(x) = (6.0 - 10x + 5x^2)e^{-1.5x}$

计算 $I = \int_0^5 f(x)dx$ （注：这里是可解析计算的）

程序计算结果与解析计算结果比较。