

## 第4章 数值积分与数值微分

§ 4.1 数值积分概论

§ 4.2 牛顿——柯特斯求积公式

§ 4.3 复化求积法

§ 4.4 龙贝格求积公式

§ 4.5 高斯求积公式

§ 4.6 数值微分

## § 4.1 数值积分概论

### 1. 问题的提出

工程应用中常需要计算定积分。对于定积分 $\int_a^b f(x)dx$ ,

设  $f(x)$  在区间  $[a,b]$  上连续,  $F(x)$  是  $f(x)$  的原函数,

则由 *Newton — Leibniz* 公式有  $\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$

**虽然用该公式我们已经解决了很多理论和应用问题,  
但还有许多解决不了的问题, 或遇到下列一些困难**

(1)  $f(x)$ 的原函数不是初等函数,

如  $\int_0^1 e^{-x^2} dx, \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx, \int_0^1 \sqrt{1+x^3} dx;$

(2)  $f(x)$ 的原函数的表达式相当复杂, 求值困难,

如  $f(x) = \frac{1}{1+x^6},$

$$F(x) = \frac{1}{3} \arctan x + \frac{1}{6} \arctan x \left(x - \frac{1}{x}\right) + \frac{1}{4\sqrt{3}} \ln \frac{x^2 + \sqrt{3}x + 1}{x^2 - \sqrt{3}x + 1} + C$$

(3)  $f(x)$ 不连续, 甚至没有解析表达式,

而只有通过实验或测量得出的一组离散数据

## 2. 数值积分的基本思想

由定积分定义

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

启发出 
$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

记作 
$$I(f) = \int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) = I_n(f)$$

用被积函数  $f(x)$  在积分区间  $[a, b]$  上有限个点的函数值  $f(x_k)$  ( $k = 0, 1, 2, \dots, n$ ) 进行线性组合来近似计算定积分.

**优点:** 计算简单, 避开求原函数的困难;

**缺点:** 有误差, 需要作误差分析.

求积公式:  $I(f) \triangleq \int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) \triangleq I_n(f)$

求积余项:  $E_n(f) = I(f) - I_n(f)$       误差

求积节点:  $x_i \in [a, b], i = 0, 1, \dots, n$

求积系数:  $A_i$  (相当于权, 与 $x_i$ 有关, 与 $f(x)$ 的具体表达式无关)

在工程应用中, 常常要计算加权的定积分

$$I(f) \triangleq \int_a^b \rho(x) f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) \triangleq I_n(f)$$

例：  $n = 0$ ，  $\int_a^b f(x)dx \approx A_0 f(x_0) = (b - a)f(x_0)$ ， 矩形公式

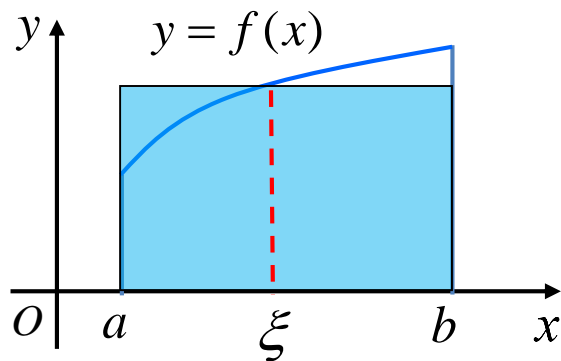
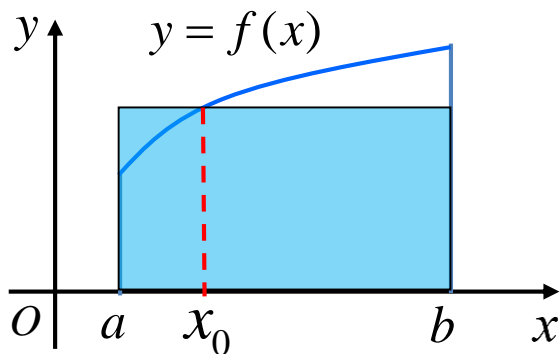
$x_0=a$ ， 为左矩形公式；  $x_0=b$ ， 为右矩形公式；

$x_0=\frac{a+b}{2}$ ， 为中矩形公式。

由积分中值定理， 得

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

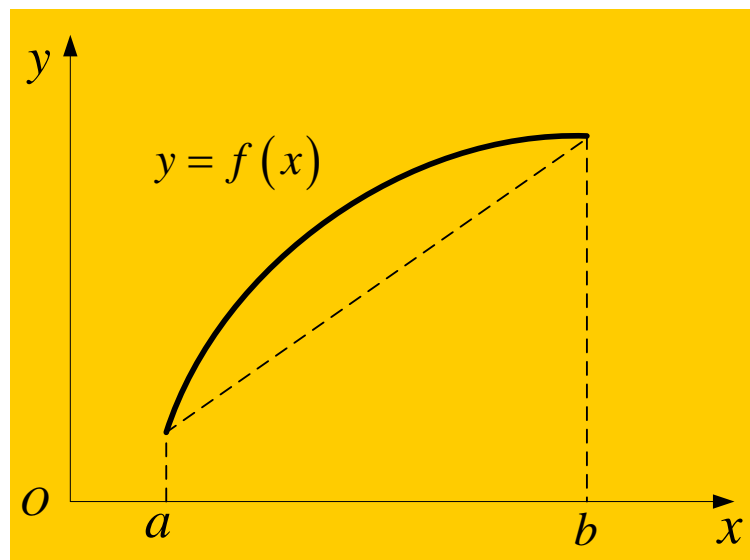
取  $x_0 = \xi$  时， 积分公式准确成立， 但一般  $\xi$  不好确定。



$n=1$ 时, 若取  $x_0 = a$ ,  $x_1 = b$ ,  $A_0 = A_1 = \frac{b-a}{2}$ , 则

$$\int_a^b f(x)dx \approx A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1) = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

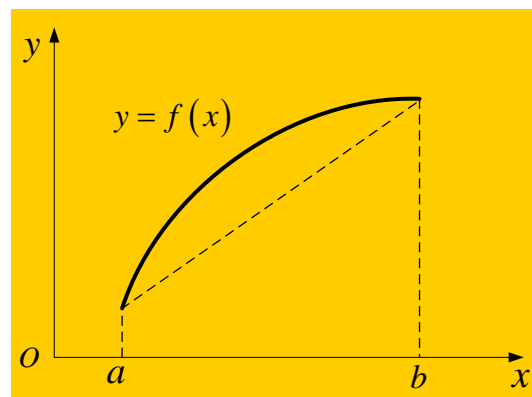
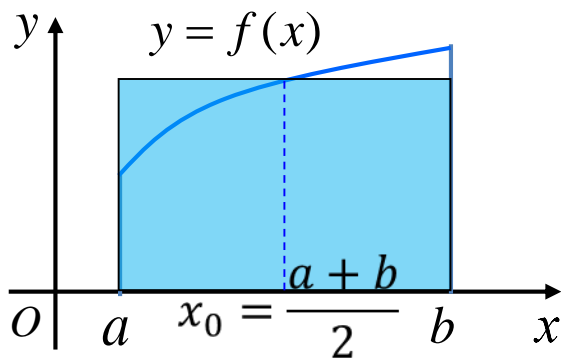
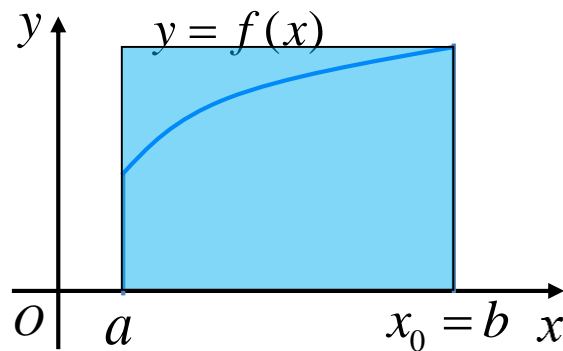
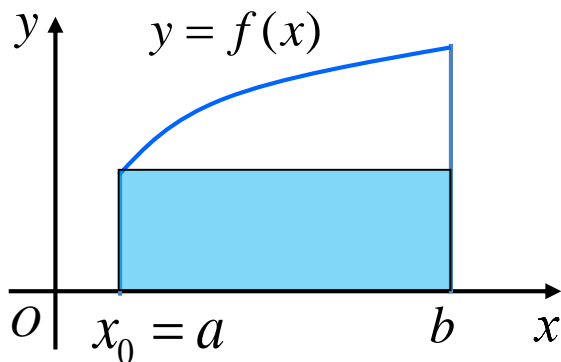
——梯形公式



## 需要解决的问题

- (1) 衡量求积公式“好”与“坏”的标准;
- (2) 如何构造求积公式, 即 $A_i$  与 $x_i$  的确定;
- (3) 误差估计;
- (4) 求积公式的收敛性和稳定性





由上面左/右矩形公式的图形可以看出，当被积函数是常函数时，左/右矩形公式是准确的；由中矩形公式和梯形公式的图形可以看出，当被积函数是常函数和一次多项式时，中矩形和梯形公式都是准确的。

这启发我们：可以通过适当选取更多的节点，使得求积公式对更高次的代数多项式都是准确的，这就是**代数精度**的概念。

## 问题(1) 求积公式“好”与“坏”的标准——代数精度

定义1 当被积函数 $f(x)$ 是任何次数不超过 $m$ 的多项式时，求积公式均能准确成立，而对 $m+1$ 次多项式不能准确成立，则称求积公式有 $m$ 次(或 $m$ 阶)代数精度。

注：求积公式对所有次数不超过 $m$ 的多项式均能准确成立等价于

当 $f(x) = x^k (k = 0, 1, \dots, m)$ 时，求积公式准确成立。

容易验证，左/右矩形公式有0次代数精度，而中距形公式和梯形公式有1次代数精度。

**例 1** 试确定求积公式  $\int_{-h}^h f(x)dx \approx A_{-1}f(-h) + A_0f(0) + A_1f(h)$  中的待定参数，使其代数精度尽量高，并指出所构造出的求积公式的代数精度。

**解：** 将  $f(x) = 1, x, x^2$  分别代入公式使其准确成立，

$$\text{则有} \begin{cases} A_{-1} + A_0 + A_1 = 2h \\ -hA_{-1} + hA_1 = 0 \\ h^2A_{-1} + h^2A_1 = \frac{2}{3}h^3 \end{cases} \Rightarrow A_{-1} = A_1 = \frac{1}{3}h, A_0 = \frac{4}{3}h$$

故求积公式  $\int_{-h}^h f(x)dx \approx \frac{h}{3}f(-h) + \frac{4h}{3}f(0) + \frac{h}{3}f(h)$  至少有2次代数精度。

验证知：  $f(x) = x^3$  代入准确成立，  $f(x) = x^4$  代入不准确成立。

因而该公式具有3次代数精度。

**问题 (2) 求积公式的构造方法**  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$

**关键问题：**选取求积节点  $x_k$ ，确定求积系数  $A_k$

**方法1 待定系数法：**令上面形式的求积公式至少有  $m$  次代数精度，根据此条件确定求积公式。

将  $f(x) = x^k$  ( $k = 0 \sim m$ ) 分别代入公式  $\int_a^b \rho(x) f(x) dx = \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$  得：

$$(P) \begin{cases} A_0 + A_1 + \cdots + A_n = C_0 \\ A_0 x_0 + A_1 x_1 + \cdots + A_n x_n = C_1 \\ A_0 x_0^2 + A_1 x_1^2 + \cdots + A_n x_n^2 = C_2 \\ \dots\dots\dots \\ A_0 x_0^m + A_1 x_1^m + \cdots + A_n x_n^m = C_m \end{cases}$$

**其中**  $C_k = \int_a^b \rho(x) x^k dx$  ( $k = 0 \sim m$ )。

若求积节点 $x_i$  ( $i = 0 : n$ )给定，方程组

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_0 & x_1 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_0^m & x_1^m & \cdots & x_n^m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_0 \\ A_1 \\ \vdots \\ A_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} C_0 \\ C_1 \\ \vdots \\ C_m \end{bmatrix}$$

有 $m+1$ 个方程， $n+1$ 个未知数。

当 $m = n$ ，且 $x_i$  ( $i = 0 : n$ )互异时，存在唯一解 $A_0, A_1, \dots, A_n$ 。

**结论：** 给定  $n+1$  个互异节点，可以唯一确定一个至少

具有  $n$  次代数精度的求积公式

$$I_n(f) = \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

## 方程组(P)的解分两种情况:

- (1) 给定 $n+1$ 个互异的节点 $x_k$  ( $k = 0, 1, 2, \dots, n$ ), 且 $m=n$ 时, 存在唯一解;
- (2) 若求积节点  $x_k$  ( $k = 0, 1, 2, \dots, n$ ) 未给定, 则(P)是 $m+1$ 个方程含 $2n+2$ 个未知数的非线性方程组. 当 $m = 2n+1$ 时, 由 $n+1$ 个互异的节点可确定至少有 $2n+1$ 次代数精度的求积公式. 这样的公式称为高斯 (Gauss) 型求积公式.

**注:** 待定系数法常用来讨论求积公式的存在唯一性, 当求积节点数较多时, 解方程组计算工作量大, 因此不常用此方法构造求积公式。

### 3. 插值型求积公式（方法2：插值法）

给定 $[a,b]$ 上 $n+1$ 个互异节点 $x_i, i = 0, 1, \dots, n$ , 构造一个 $n$ 次插值多项式, 比如Lagrange插值多项式 $L_n(x)$ , 满足

$$L_n(x) = f(x_i) = y_i, \quad i = 0, 1, \dots, n,$$

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n l_i(x) f(x_i)$$

$$l_i(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} = \frac{\omega_{n+1}(x)}{(x - x_i) \omega'_{n+1}(x_i)} \quad (i = 0, 1, \dots, n)$$

$$\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)$$

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

插值余项 
$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x).$$

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

近似计算 
$$\int_a^b \rho(x) f(x) dx \approx \int_a^b \rho(x) L_n(x) dx$$

而 
$$\begin{aligned} \int_a^b \rho(x) L_n(x) dx &= \int_a^b \rho(x) \left( \sum_{k=0}^n l_k(x) f(x_k) \right) dx \\ &= \sum_{k=0}^n \left( \underbrace{\int_a^b \rho(x) l_k(x) dx}_{A_k} \right) \cdot f(x_k) @ \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \end{aligned}$$

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



故插值型求积公式为

$$\begin{aligned}\int_a^b \rho(x) f(x) dx &\approx \int_a^b \rho(x) L_n(x) dx \\ &= \sum_{i=0}^n \left( \int_a^b \rho(x) l_i(x) dx \right) f(x_i) = \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)\end{aligned}$$

$$\text{其中 } A_i = \int_a^b \rho(x) l_i(x) dx \quad (i = 0, 1, \dots, n)$$

积分余项为

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

例2 已知三点  $x_0 = \frac{1}{4}$ ,  $x_1 = \frac{1}{2}$ ,  $x_2 = \frac{3}{4}$

(1) 推导在  $[0,1]$  区间上以这三点作为求积节点的插值型求积公式;

(2) 用所求公式计算  $\int_0^1 x^2 dx$  及  $\int_0^1 \frac{1}{1+x} dx$ , 并与精确值相比较。

解 (1) 插值型求积公式

$$\int_0^1 f(x) dx \approx A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1) + A_2 f(x_2)$$

$$\text{其中 } A_0 = \int_0^1 l_0(x) dx = \int_0^1 (8x^2 - 10x + 3) dx = \frac{2}{3},$$

$$A_1 = \int_0^1 l_1(x) dx = -\int_0^1 (16x^2 - 16x + 3) dx = -\frac{1}{3},$$

$$A_2 = \int_0^1 l_2(x) dx = \int_0^1 (8x^2 - 6x + 1) dx = \frac{2}{3}$$

故所求插值型求积公式为

$$\int_0^1 f(x) dx \approx \frac{2}{3} f\left(\frac{1}{4}\right) - \frac{1}{3} f\left(\frac{1}{2}\right) + \frac{2}{3} f\left(\frac{3}{4}\right)$$



代数精度是？

$$(2) \int_0^1 x^2 dx \approx \frac{2}{3} f\left(\frac{1}{4}\right) - \frac{1}{3} f\left(\frac{1}{2}\right) + \frac{2}{3} f\left(\frac{3}{4}\right) = \frac{1}{24} - \frac{1}{12} + \frac{3}{8} = \frac{1}{3} \quad \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}$$

$$\int_0^1 \frac{1}{1+x} dx \approx \frac{2}{3} f\left(\frac{1}{4}\right) - \frac{1}{3} f\left(\frac{1}{2}\right) + \frac{2}{3} f\left(\frac{3}{4}\right) = \frac{8}{15} - \frac{2}{9} + \frac{8}{21} \approx 0.692063492$$

$$\int_0^1 \frac{1}{1+x} dx = \ln 2 \approx 0.69314718$$

### 问题 (3) 插值型求积公式的误差分析与精度

设 $f(x)$ 在 $[a,b]$ 上具有直到 $n+1$  阶的导数, 则插值余项

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i) \quad (\xi \text{ 与 } x \text{ 有关})$$

当 $f(x) \in C^{n+1}[a,b]$ 时, 插值型求积公式的误差

$$\begin{aligned} E_n(x) &= \int_a^b \rho(x) f(x) dx - \int_a^b \rho(x) L_n(x) dx \\ &= \int_a^b \rho(x) \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i) dx \end{aligned}$$

$$E_n(x) = \int_a^b \rho(x) \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i) dx$$

当  $f(x) = 1, x, x^2, \dots, x^n$  时,  $f^{(n+1)}(\xi) = 0$ , 故  $E_n(x) = 0$

这说明插值型求积公式

$$\int_a^b \rho(x) f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

至少具有 **n** 次代数精度。

结论总结为如下定理：

**定理1** 求积公式  $I_n(f) = \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$  至少有  $n$  次代数精度的充分必要条件是，它是插值型的。

**证明：**充分性已证，现证必要性。

设求积公式至少具有  $n$  次代数精度，则它对于  $n$  次多项式

$$l_k(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j} \text{ 精确成立, 即有 } \int_a^b l_k(x) dx = \sum_{i=0}^n A_i l_k(x_i)$$

由于  $l_k(x_i) = \delta_{ki}$ ，故  $\int_a^b l_k(x) dx = A_k$ ，因而求积公式是插值型的。

## 问题（4）求积公式的收敛性和稳定性

$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

### 定义3.1.2（求积公式的收敛性）

在求积公式中，若  $\lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ (n \rightarrow \infty)}} \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) = \int_a^b f(x)dx$

其中  $h = \max_{1 \leq i \leq n} (x_i - x_{i-1})$ ，称求积公式收敛

在求积公式中，由于计算或测量数据 $f(x_k)$ 可能产生误差 $\delta_k$ ，实际得到 $\tilde{f}_k$ ，即 $f(x_k) = \tilde{f}_k + \delta_k$ 。

$$\text{记 } I_n(f) = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k), \quad I_n(\tilde{f}) = \sum_{k=0}^n A_k \tilde{f}_k$$

求积公式的稳定性（定义3.1.3）：如果对任给小正数 $\varepsilon > 0$ ,

只要误差 $|\delta_k|$ 充分小，就有

$$\left| I_n(f) - I_n(\tilde{f}) \right| = \left| \sum_{k=0}^n A_k [f(x_k) - \tilde{f}_k] \right| \leq \varepsilon$$

称求积公式是稳定的（即误差增长）。

定理3.1.2（充分条件）若求积公式中系数 $A_k > 0 (k = 0, 1, \dots, n)$ ，则此求积公式是稳定的。



## 插值求积公式的特点：

- 1) 复杂函数的积分转化为计算多项式的积分（权为1）
- 2) 求积系数 $A_k$ 只与积分区间及节点 $x_k$ 有关, 而与被积分函数 $f(x)$ 无关.
- 3)  $n+1$ 个节点的插值求积公式至少具有 $n$ 次代数精度。
- 4) 求积系数之和  $\sum_{k=0}^n A_k = b - a$

**证** 因为  $\int_a^b f(x)dx = \int_a^b L(x)dx = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$

节点为 $n+1$ 时，插值求积公式有 $n$ 次代数精度，

所以取 $f(x)=1$ 时，上式严格相等，因此有

$$\int_a^b 1 \cdot dx = \sum_{k=0}^n A_k \Rightarrow \sum_{k=0}^n A_k = b - a$$

## § 4.2 牛顿—柯特斯(Newton—Cotes)公式

### 1. Newton—Cotes公式

将区间  $[a, b]$   $n$  等分, 取步长  $h = \frac{b-a}{n}$ , 等距节点  $x_i = a + ih$  ( $i = 0:n$ ),

权函数  $\rho(x) \equiv 1$ . 令  $x = a + th$ , 则 *Lagrange* 插值基函数为

$$l_i(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{t - j}{i - j} \quad (i = 0:n)$$

故求积系数为

$$A_i = \int_a^b l_i(x) dx = \frac{(-1)^{n-i} h}{i!(n-i)!} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (t - j) dt \quad (i = 0:n)$$

$$A_i = \frac{(-1)^{n-i} h}{i!(n-i)!} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (t-j) dt \quad (i = 0:n)$$

$$\text{令 } C_i^{(n)} = \frac{A_i}{b-a} = \frac{(-1)^{n-i}}{i!(n-i)!n} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (t-j) dt \quad \text{称为Cotes系数.}$$

则求积公式

$$\int_a^b f(x) dx \approx (b-a) \sum_{i=0}^n C_i^{(n)} f(x_i)$$

称为  $n$  阶Newton—Cotes公式。

**Cotes系数与 $f(x)$ ,  $[a, b]$ 无关, 仅与 $n, i$ 有关!!**

$$\text{求积公式 } \int_a^b f(x)dx \approx (b-a) \sum_{i=0}^n C_i^{(n)} f(x_i)$$

$$\text{其中 } C_i^{(n)} = \frac{A_i}{b-a} = \frac{(-1)^{n-i}}{i!(n-i)!n} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (t-j) dt$$

## 2. 常见的Newton—Cotes公式

(1) 梯形公式：当  $n=1$ ，即2个节点，

$$\text{Cotes系数为 } C_0^{(1)} = C_1^{(1)} = \frac{1}{2}$$

故求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \triangleq T$  梯形公式。

代数精度：1次代数精度。

$$E_n(x) = \int_a^b \rho(x) \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i) dx$$

积分余项:  $E_T(f) = \int_a^b \frac{f''(\xi)}{2!} (x-a)(x-b) dx = -\frac{(b-a)^3}{12} f''(\eta),$

其中  $f''(x) \in C[a, b]$ ,  $\eta \in (a, b)$

第一积分中值定理:

条件: (1)  $f(x), g(x)$  在闭区间  $[a, b]$  上可积;

(2)  $g(x)$  在  $[a, b]$  上不变号;

(3)  $f(x)$  连续,

结论: 在积分区间  $[a, b]$  上至少存在一点  $\xi$ ,

有 
$$\int_a^b f(x)g(x)dx = f(\xi) \int_a^b g(x)dx$$

$$E_n(x) = \int_a^b \rho(x) \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i) dx$$

(2) 辛普森(**Simpson**)公式: 当 $n = 2$ , 即3个节点

$$\text{Cotes系数为 } C_0^{(2)} = \frac{1}{6}, C_1^{(2)} = \frac{4}{6}, C_2^{(2)} = \frac{1}{6}$$

$$\text{故求积公式 } \int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{6} [f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)] \triangleq S$$

称为**Simpson**公式

代数精度: 3次代数精度

$$\text{积分余项: } E_s(f) = -\frac{b-a}{180} \left( \frac{b-a}{2} \right)^4 f^{(4)}(\eta) \quad \text{其中 } \eta \in (a, b)$$

$$E_n(x) = \int_a^b \rho(x) \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i) dx$$

(3) **Cotes公式**: 当 $n=4$ , 即5个节点,

$$\text{Cotes系数为 } C_0^{(4)} = \frac{7}{90}, C_1^{(4)} = \frac{32}{90}, C_2^{(4)} = \frac{12}{90}, C_3^{(4)} = \frac{32}{90}, C_4^{(4)} = \frac{7}{90}$$

故求积公式为

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

称为**Cotes公式**。

**代数精度**: 5次代数精度

$$\text{积分余项: } E_c(f) = -\frac{2(b-a)}{945} \left( \frac{b-a}{4} \right)^6 f^{(6)}(\eta) \quad \text{其中 } \eta \in (a, b)$$

## 柯特斯系数表开头的一部分.

| $n$ |                     |                      |                      |                       |                       |                       |                      |                      |                     |
|-----|---------------------|----------------------|----------------------|-----------------------|-----------------------|-----------------------|----------------------|----------------------|---------------------|
| 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   | $\frac{751}{17280}$ | $\frac{3577}{17280}$ | $\frac{1323}{17280}$ | $\frac{2989}{17280}$  | $\frac{2989}{17280}$  | $\frac{1323}{17280}$  | $\frac{3577}{17280}$ | $\frac{751}{17280}$  |                     |
| 8   | $\frac{989}{28350}$ | $\frac{5888}{28350}$ | $\frac{-928}{28350}$ | $\frac{10496}{28350}$ | $\frac{-4540}{28350}$ | $\frac{10496}{28350}$ | $\frac{-928}{28350}$ | $\frac{5888}{28350}$ | $\frac{989}{28350}$ |

梯形公式1次代数精度

辛普森公式3次代数精度

牛顿柯特斯公式5次代数精度

注1： 牛顿柯特斯系数： 对称性；  $n \geq 8$ 时出现负值！

注2：  $n$ 阶牛顿柯特斯公式至少具有 $n$ 次代数精度。



$$E_n(x) = \int_a^b \rho(x) \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i) dx$$

N-C公式的积分余项和代数精度

①  $n$  为偶数, 设  $f(x) \in C^{n+1}[a, b]$

$$\text{则 } E_n(f) = \frac{h^{n+2}}{(n+1)!} \int_0^n f^{(n+1)}(\xi) t(t-1)\dots(t-n) dt, \text{ 其中 } \xi \in [a, b],$$

验证知:  $f(x) = x^{n+1}$  时  $E_n(f) = 0$ , 从而  $I_n(f)$  有  $n+1$  阶代数精度。

②  $n$  为奇数,  $I_n(f)$  有  $n$  阶代数精度。

## N-C公式的积分余项和代数精度

$n$ 为偶,  $I_n(f)$ 达到 $n+1$ 阶代数精度。

需计算 $n+1$ 个系数,  $n+1$ 个函数值;

$n+1$ 为奇,  $I_{n+1}(f)$ 达到 $n+1$ 阶代数精度。

但需计算 $n+2$ 个系数,  $n+2$ 个函数值,

因此一般选用 $n$ 为偶数的 $N-C$ 公式。

N-C公式的稳定性:

$n \geq 8$ 时, *Cotes*系数出现负数, 数值不稳定, 不宜使用。

例3 利用梯形公式、**Simpson**公式、**Cotes**公式计算积分  $I = \int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx$

解： (1) 梯形公式  $I \approx \frac{0.5}{2} (\sqrt{0.5} + \sqrt{1}) = 0.42677670$ ;

(2) *Simpson*公式  $I \approx \frac{0.5}{6} (\sqrt{0.5} + 4\sqrt{0.75} + \sqrt{1}) = 0.43093403$

(3) **Cotes**公式

$$I \approx \frac{0.5}{90} (7\sqrt{0.5} + 32\sqrt{0.625} + 12\sqrt{0.75} + 32\sqrt{0.875} + 7\sqrt{1}) = 0.43096407$$

准确值  $I = \int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx = x^{\frac{3}{2}} \Big|_{\frac{1}{2}}^1 = 1 - \frac{1}{2\sqrt{2}} \approx 0.43096441$

练习：分别利用梯形公式、**Simpson**公式、**Cotes**公式计算积分  $\int_1^2 \ln x dx$

## § 3.3 复化(合)求积公式

**Newton—Cotes 公式：** 插值型的，节点等距

存在问题： 1) 节点较多时，高次插值的不稳定导致高阶N-C公式的不稳定性 ( $C_i^{(n)}$  可能为负值)；  
2) 低阶因步长过大使得离散误差变大。

解决办法： 复化求积

**基本思想：** 将区间分成若干个子区间，在每个子区间上，用低阶N-C求积公式

$$I(f) = \int_a^b f(x)dx = \sum_{i=1}^n \int_{x_{i-1}}^{x_i} f(x)dx \approx \sum_{i=1}^n I_i$$

## 常用的几个公式

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

积分余项:  $E_T = -\frac{(b-a)^3}{12} f''(\eta), \eta \in [a, b]$

代数精度: 1次代数精度。

辛普森公式  $S = \frac{b-a}{6} [f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)]$

积分余项:  $E_s = -\frac{b-a}{180} \left( \frac{b-a}{2} \right)^4 f^{(4)}(\eta)$

代数精度: 3次代数精度

### 3.3.1 复化(合)梯形公式:

将 $[a, b]$ 等分成 $n$ 个区间,  $h = \frac{b-a}{n}$ ,  $x_i = a + ih$ ,  $i = 0 \sim n$

在每个子区间上用梯形公式, 得

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx = \frac{h}{2} [f(x_i) + f(x_{i+1})] - \frac{h^3}{12} f''(\xi_i), \quad x_i < \xi_i < x_{i+1}$$

则 
$$I = \int_a^b f(x) dx = \sum_{i=0}^{n-1} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx = \sum_{i=0}^{n-1} \left\{ \frac{h}{2} [f(x_i) + f(x_{i+1})] - \frac{h^3}{12} f''(\xi_i) \right\}$$

$$= \frac{h}{2} \left[ f(a) + 2 \sum_{i=1}^{n-1} f(x_i) + f(b) \right] - \frac{h^3}{12} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\xi_i)$$

$$= \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{i=1}^{n-1} f(a + ih) + f(b)] - \frac{b-a}{12} h^2 f''(\xi)$$

---

$$= T_n + E_{T_n}$$

设 $f''(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续,

$$\frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\xi_i) = f''(\xi)$$

$$h = \frac{b-a}{n}$$

$$I = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{i=1}^{n-1} f(a + ih) + f(b)] - \frac{b-a}{12} h^2 f''(\xi)$$

复化(合)梯形公式:  $T_n(f) = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{i=1}^{n-1} f(a + ih) + f(b)]$

余项:  $E_{T_n}(f) = -\frac{h^2}{12} (b-a) f''(\xi), \xi \in (a, b)$

稳定性:

设  $f(x_i)$  有舍入误差  $\varepsilon_i$ , 且  $\max_{0 \leq i \leq n} |\varepsilon_i| = \frac{1}{2} \times 10^{-t}$ , 则  $T_n(f)$  的舍入误差为

$$|\eta_n| \leq \frac{h}{2} [1 + 2 \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 1] \times \frac{1}{2} \times 10^{-t} = \frac{1}{2} \times 10^{-t} (b-a),$$

所以复化梯形公式是数值稳定的。

$$T_n = \sum_{i=1}^n \frac{h}{2} [f(x_{i-1}) + f(x_i)]$$

收敛性： 设 $f''(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} T_n = \int_a^b f(x) dx$

事实上

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} T_n &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{h}{2} \sum_{i=0}^{n-1} [f(x_i) + f(x_{i+1})] \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2} \frac{b-a}{n} \left[ \sum_{i=0}^{n-1} f(x_i) + \sum_{i=1}^n f(x_i) \right] \\ &= \frac{1}{2} \left[ \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=0}^{n-1} f(x_i) \frac{b-a}{n} + \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n f(x_i) \frac{b-a}{n} \right] \\ &= \frac{1}{2} \left( \int_a^b f(x) dx + \int_a^b f(x) dx \right) = \int_a^b f(x) dx \end{aligned}$$



### 3.3.2 复化(合)simpson公式:

将 $[a, b]$ 分成 $n$ 个区间,  $h = \frac{b-a}{n}$ . 在每个子区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 上

用辛普森公式, 记区间中点 $x_{k+1/2} = x_k + \frac{h}{2}$ , 得

$$\begin{aligned} I &= \int_a^b f(x) dx = \sum_{k=0}^{n-1} \int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) dx \\ &= \sum_{k=0}^{n-1} \left\{ \frac{h}{6} [f(x_k) + 4f(x_{k+1/2}) + f(x_{k+1})] - \frac{h}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 f^{(4)}(\eta) \right\} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{记 } S_n &= \frac{h}{6} \sum_{k=0}^{n-1} [f(x_k) + 4f(x_{k+1/2}) + f(x_{k+1})] \\ &= \frac{h}{6} [f(a) + 4 \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+1/2}) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] \end{aligned}$$

称为复化辛普森求积公式

积分余项

$$\begin{aligned} E_{S_n}(f) &= -\frac{h}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 \sum_{k=0}^{n-1} f^{(4)}(\xi_k), \quad \xi_k \in (x_k, x_{k+1}) \\ &= -\frac{b-a}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 f^{(4)}(\xi), \quad h = \frac{b-a}{n} \\ &= -\frac{b-a}{2880} h^4 f^{(4)}(\xi), \quad \xi \in (a, b) \end{aligned}$$

可以证明：复化辛普森求积公式是收敛的和数值稳定的。

**例 4** 已知函数  $f(x) = \frac{\sin x}{x}$ ，给出  $n=8$  的函数表(见表 3-3-1)，试用复化梯形公式及复化辛普森公式计算积分  $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$ ，并估计误差.

表 3-3-1

| $x$ | $f(x)$    |
|-----|-----------|
| 0   | 1         |
| 1/8 | 0.9973978 |
| 1/4 | 0.9896158 |
| 3/8 | 0.9767267 |
| 1/2 | 0.9588510 |
| 5/8 | 0.9361556 |
| 3/4 | 0.9088516 |
| 7/8 | 0.8771925 |
| 1   | 0.8414709 |

**解** 将积分区间  $[0,1]$  划分为 8 等分，应用复化梯形法求得  $T_8 = 0.9456909$ ；  
将积分区间  $[0,1]$  分为 4 等分，应用复化辛普森法求得  $S_4 = 0.9460832$  .  
准确值  $I = 0.9460831$

## 误差分析

$$E_{T_n}(f) = -\frac{h^2}{12}(b-a)f''(\xi), \xi \in [a, b]$$

$$E_{S_n}(f) = -\frac{b-a}{2880}h^4 f^{(4)}(\xi), \xi \in (a, b)$$

都需要提供9个点上的函数值，

计算量基本相同，

然而精度却差别很大。

$$\text{由 } f(x) = \frac{\sin x}{x} = \int_0^1 \cos(xt) dt \Rightarrow f^{(k)}(x) = \int_0^1 \frac{d^k}{dx^k}(\cos xt) dt = \int_0^1 t^k \cos\left(xt + \frac{k\pi}{2}\right) dt$$

$$\text{故 } \max_{0 \leq x \leq 1} |f^{(k)}(x)| \leq \int_0^1 \left| \cos\left(xt + \frac{k\pi}{2}\right) \right| t^k dt \leq \int_0^1 t^k dt = \frac{1}{k+1}$$

$$\text{复化梯形公式误差 } |I - T_8| \leq \frac{h^2}{12} \max_{0 \leq x \leq 1} |f''(x)| \leq \frac{1}{12} \left(\frac{1}{8}\right)^2 \frac{1}{3} \approx 0.434 \times 10^{-3}$$

$$\text{复化辛普森公式误差 } |I - S_4| \leq \frac{1}{2880} \left(\frac{1}{4}\right)^4 \frac{1}{5} \approx 0.271 \times 10^{-6}$$

## 复化求积法如何选择步长**h**?

设给定精度 $\varepsilon$ , 要求  $|E_n(f)| = |I(f) - I_n(f)| < \varepsilon$ ,

例如: 要使  $|E_{S_n}(f)| = \frac{(b-a)}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 |f^{(4)}(\xi)| < \varepsilon$

只要  $\frac{(b-a)}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 \max_{\xi \in [a,b]} |f^{(4)}(\xi)| < \varepsilon$

若可估计出  $\max_{\xi \in [a,b]} |f^{(4)}(\xi)| < M$ ,

则 
$$h < 2 \left( \frac{180\varepsilon}{(b-a)M} \right)^{1/4}$$

例5 应用复合梯形公式计算积分  $I = \int_0^1 6e^{-x^2} dx$ , 要求误差不超过  $10^{-6}$ ,

试确定所需的步长和节点个数.

$$E_{T_n}(f) = -\frac{h^2}{12}(b-a)f''(\xi), \xi \in [a, b]$$

解: 令  $f(x) = 6e^{-x^2}$ , 则  $f'(x) = -12xe^{-x^2}$ ,  $f''(x) = 12e^{-x^2}(2x^2 - 1)$ ,

$$f'''(x) = 24xe^{-x^2}(3 - 2x^2) \neq 0, x \in (0, 1),$$

由于  $f''(x)$  在  $[0, 1]$  上为单调函数,

$$\text{所以 } \max_{x \in [0, 1]} |f''(x)| = \max \{|f''(0)|, |f''(1)|\} = \max \{|-12|, |12e^{-1}|\} = 12$$

$$\text{由于复化梯形公式误差为 } E_n(f) = -\frac{h^2(1-0)}{12} f''(\xi), 0 < \xi < 1$$

$$\text{因此 } |E_n(f)| \leq \frac{h^2}{12} \max_{x \in [0, 1]} |f''(x)|$$

$$E_{T_n}(f) = -\frac{h^2}{12}(b-a)f''(\xi), \xi \in [a, b]$$

要使 $|E_n(f)| \leq 10^{-6}$ , 只要  $\frac{h^2}{12} \max_{x \in [0,1]} |f''(x)| \leq 10^{-6}$

$$\text{即 } \frac{12h^2}{12} = h^2 \leq 10^{-6} \Rightarrow h \leq 10^{-3}.$$

$$\text{取 } h = 10^{-3}, \text{ 由 } h = \frac{b-a}{n} = \frac{1}{n} \Rightarrow n = 10^3$$

故可取节点数为**1001**.

## § 3.4 龙贝格(Romberg)求积公式

### 3.4.1 区间逐次半分法——变步长方法

§ 3.2、§ 3.3 介绍的定步长法虽然简单，但收敛速度慢，并且要事先确定一个适当的步长。而步长的选取是一个难题。故实际问题中常用变步长——区间逐次半分法进行数值积分。

**基本思想：**将积分区间 $[a, b]$ 逐次分半，反复使用复合求积公式，直到相邻两次计算结果之差的绝对值达到误差精度为止，取后一次计算结果作为积分的近似值。



## 梯形法的逐次半分计算公式

1) 将积分区间 $[a, b]$   $n$  等分:  $a = x_0 < x_1 < \dots < x_{n-1} < x_n = b$

等分点  $x_i = a + ih (i = 0 \sim n)$ ; 步长  $h = \frac{b-a}{n}$ , 则复合梯形公式:

$$T_n = \sum_{i=0}^{n-1} \frac{h}{2} [f(x_i) + f(x_{i+1})]$$

2) 在每个子区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上取中点  $x_{i+\frac{1}{2}} = \frac{1}{2}(x_i + x_{i+1}) (i = 0 \sim n-1)$ ,

共  $2n+1$  个分点.

用复化梯形公式求得该子区间上的积分

$$\frac{h}{4}[f(x_i) + 2f(x_{i+1/2}) + f(x_{i+1})], \quad h \text{ 是二分前的步长}$$

每个子区间上的积分值相加，得

半分后

$$T_{2n} = \frac{h}{4} \sum_{i=0}^{n-1} [f(x_i) + f(x_{i+1})] + \frac{h}{2} \sum_{i=0}^{n-1} f(x_{i+1/2})$$

比较半分前

$$T_n = \sum_{i=0}^{n-1} \frac{h}{2} [f(x_i) + f(x_{i+1})]$$

递推公式：

$$T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{h}{2} \sum_{i=0}^{n-1} f(x_{i+1/2})$$

**例 6** 计算积分  $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$

解  $f(0) = 1$ ,  $f(1) = 0.8414709$ ,

1) 据梯形公式计算得

$$T_1 = \frac{1}{2}[f(0) + f(1)] = 0.9207355.$$

2) 将区间二等分, 求出  $f(\frac{1}{2}) = 0.9588510$ ,

$$T_2 = \frac{1}{2}T_1 + \frac{1}{2}f(\frac{1}{2}) = 0.9397933.$$

3) 进一步二分求积区间,

$$f(\frac{1}{4}) = 0.9896158, \quad f(\frac{3}{4}) = 0.9088516.$$

$$T_{2^2} = T_4 = \frac{1}{2}T_2 + \frac{1}{4}[f(\frac{1}{4}) + f(\frac{3}{4})] = 0.9445135$$

继续二分下去，计算结果见下表( $k$  代表二分次数，区间等分数  $n = 2^k$  ).

**表 3-4-1**

| $k$   | 1         | 2         | 3         | 4         | 5         |
|-------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|
| $T_n$ | 0.9397933 | 0.9445135 | 0.9456909 | 0.9459850 | 0.9460596 |
| $k$   | 6         | 7         | 8         | 9         | 10        |
| $T_n$ | 0.9460769 | 0.9460815 | 0.9460827 | 0.9460830 | 0.9460831 |

它表明用复化梯形公式计算积分  $I$  要达到 7 位有效数字的精度需要二分区间 10 次，即要用到 1025 个分点，计算量很大.

例7. 用复化梯形公式计算积分  $I = \int_0^1 \frac{1}{(1+x)\sqrt{x}} dx$ , 精确至3位有效数字。

解: 
$$I = \int_0^1 \frac{1}{(1+x)\sqrt{x}} dx = \int_0^1 \frac{2}{1+t^2} dt = \int_0^1 g(t) dt \quad (\text{设 } \sqrt{x} = t)$$

$$T_{2^0} = T_1 = \frac{1}{2} [g(0) + g(1)] = 1.5, \quad T_{2^1} = T_2 = \frac{1}{2} T_1 + \frac{1}{2} g(0.5) = 1.55$$

$$T_{2^2} = T_4 = \frac{1}{2} T_2 + \frac{1}{4} [g(0.25) + g(0.75)] = 1.5656$$

$$T_{2^3} = T_8 = \frac{1}{2} T_{2^2} + \frac{1}{8} [g(0.125) + g(0.375) + g(0.625) + g(0.875)] = 1.5695$$

注意到  $|T_{2^3} - T_{2^2}| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-2}$ , 取  $I \approx 1.57$

事后估计  
(后验误差)

准确值 
$$I = \int_0^1 \frac{1}{(1+x)\sqrt{x}} dx = \int_0^1 \frac{2}{1+t^2} dt = 2 \arctan t \Big|_0^1 = \frac{\pi}{2} \approx 1.57$$

◆在等距节点的情况下，用计算机计算积分值通常都采用区间逐次分半法进行。前一次的结果在分半之后仍可使用，易于编程。

算法如下：

将积分区间 $[a, b]$ 逐次半分为 $2^k$ 个区间（ $k = 0, 1, 2, \dots$ 是半分次数），则递推公式为：

$$\begin{cases} T_1 = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \\ T_{2^k} = \frac{1}{2} T_{2^{k-1}} + \frac{b-a}{2^k} \sum_{i=1}^{2^{k-1}} f[a + (2i-1) \frac{b-a}{2^k}] \quad (k = 1, 2, 3, \dots) \end{cases} \quad (4.5)$$

由此可以得到一个梯形值序列 $\{T_{2^k}\}$ ，其极限值即为定积分

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

**优点：** 计算简单，由于每次的积分近似值  $T_{2^k}$  充分利用了前一次的近似值  $T_{2^{k-1}}$ ，所以工作量降低近一半。

**缺点：** 收敛速度缓慢。

## 改进方法

**龙贝格算法：** 是基于逐次分半序列上的加速法，它是在梯形公式、辛普森公式和柯特斯公式之间的关系基础上，构造出的一种加速计算积分的方法！

## 3.4 .2 龙贝格(Romberg)算法

复化梯形求积公式的余项

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

$$I - T_{2n} = -\frac{(b-a)}{12}\left(\frac{h}{2}\right)^2 f''(\bar{\xi}), \quad \bar{\xi} \in (a, b)$$

当  $f''(x) \in C_{[a,b]}$ ，且  $n$  充分大时， $f''(\xi) \approx f''(\bar{\xi})$ ，有

$$I - T_{2n} \approx -\frac{b-a}{12} \times \frac{1}{4}(h)^2 f''(\xi) = \frac{1}{4}(I - T_n) \Rightarrow I - T_{2n} \approx \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n)$$

事后估计的理论依据

对给定的精度  $\varepsilon > 0$ ，如果  $|T_{2n} - T_n| \leq 3\varepsilon$ ，则取  $I \approx T_{2n}$ 。



**基本思想：**在梯形序列  $\{T_{2^k}\} : T_{2^0}, T_{2^1}, T_{2^2}, \dots$  的基础上，利用序列的某种线性组合构造一个新的序列，使其精度更高，收敛速度更快，这种方法又称为加速法。

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

$$\Rightarrow I \approx T_{2n} + \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n) = \frac{4}{3}T_{2n} - \frac{1}{3}T_n = \frac{4T_{2n} - T_n}{4-1} \triangleq \tilde{T}$$

$$\tilde{T} \triangleq \frac{4T_{2n} - T_n}{4-1}$$

$n=1$ , 计算右端

$$\begin{aligned} \frac{4T_2 - T_1}{4-1} &= \frac{4}{3} \frac{b-a}{2} \left[ \frac{1}{2} f(a) + f\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{1}{2} f(b) \right] - \frac{1}{3} (b-a) \left[ \frac{1}{2} f(a) + \frac{1}{2} f(b) \right] \\ &= (b-a) \left[ \frac{1}{6} f(a) + \frac{4}{6} f\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{1}{6} f(b) \right] = S_1 \end{aligned}$$

$$S_1 = \frac{4}{4-1} T_2 - \frac{1}{4-1} T_1 \quad \text{比梯形公式有更高的代数精度。}$$

$$S_2 = \frac{4}{4-1} T_4 - \frac{1}{4-1} T_2$$

$$S_n = \frac{4}{4-1} T_{2n} - \frac{1}{4-1} T_n$$

$$S_n = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n$$

$$S_n = \frac{4}{3}T_{2n} - \frac{1}{3}T_n$$

由梯形序列  $\{T_{2^k}\} : T_{2^0}, T_{2^1}, T_{2^2}, \text{L}$

得收敛速度较快的 Simpson 序列  $\{S_{2^k}\} : S_{2^0}, S_{2^1}, S_{2^2}, S_{2^3}, \text{L}$

误差为  $O(h^4)$

根据

复化辛普森求积公式的余项

$$R_n = I - S_n = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 f^{(4)}(\xi),$$

$$R_{2n} = I - S_{2n} = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{h}{4}\right)^4 f^{(4)}(\tilde{\xi})$$

假定 $f^{(4)}(\xi) \approx f^{(4)}(\tilde{\xi})$ ，两式相除，得

$$\frac{I - S_{2n}}{I - S_n} \approx \frac{1}{16}, \Rightarrow I - S_{2n} \approx \frac{1}{15}(S_{2n} - S_n)$$

$$I \approx S_{2n} + \frac{1}{15}(S_{2n} - S_n) = \frac{4^2 S_{2n} - S_n}{4^2 - 1} \triangleq \tilde{S}$$

在 Simpson 序列  $\{S_{2^k}\}$  的基础上，通过线性组合公式

$$C_n = \tilde{S} = \frac{4^2 S_{2n} - S_n}{4^2 - 1}$$

构造出收敛速度更快的 Cotes 序列  $\{C_{2^k}\} : C_{2^0}, C_{2^1}, C_{2^2}, C_{2^3}, \dots$

进一步，通过  $C_n$  与  $C_{2n}$  的线性组合公式

$$R_n = \frac{4^3 C_{2n} - C_n}{4^3 - 1}$$

构造出龙贝格 (Romberg) 序列  $\{R_{2^k}\} : R_{2^0}, R_{2^1}, R_{2^2}, R_{2^3}, \dots$

用若干个积分近似值推算出更为精确的积分近似值的方法，称为外推方法。

称 $\{T_{2^k}\}, \{S_{2^k}\}, \{C_{2^k}\}, \{R_{2^k}\}$ 分别为梯形序列、辛普森序列、柯特斯序列和龙贝格序列。

用 $\frac{4^m}{4^m - 1}, -\frac{1}{4^m - 1}$ 对二分前后的计算结果做线性组合，

可得更高精度的求积公式。但 $m \geq 4$ 时， $\frac{4^m}{4^m - 1} \approx 1,$

$-\frac{1}{4^m - 1} \approx 0$ , 构造的求积公式与前一公式差别不大，

反而增加了计算量，实际上到Romberg公式为止。

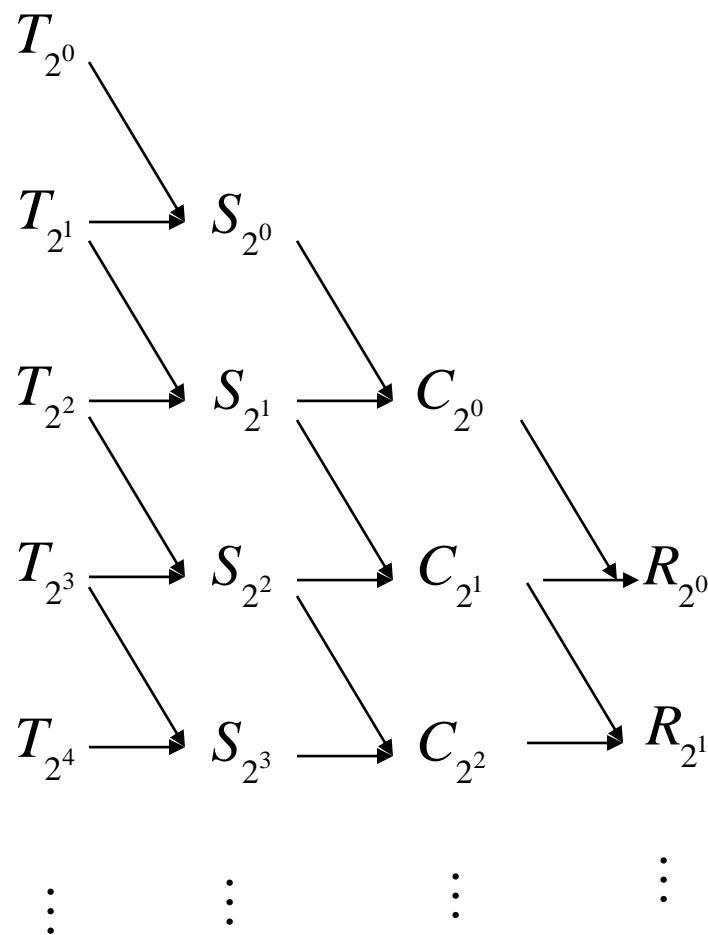
$$\left. \begin{aligned} S_n &= \frac{4}{4-1} T_{2n} - \frac{1}{4-1} T_n, \\ C_n &= \frac{4^2}{4^2-1} S_{2n} - \frac{1}{4^2-1} S_n, \\ R_n &= \frac{4^3}{4^3-1} C_{2n} - \frac{1}{4^3-1} C_n. \end{aligned} \right\}$$

若  $|R_{2^1} - R_{2^0}| < \varepsilon$ , 停; 否则,  
二分, 表中增加一行:

$$T_{2^5}, S_{2^4}, C_{2^3}, R_{2^2};$$

判断  $|R_{2^2} - R_{2^1}| < \varepsilon$ ? 是, 停止;  
否则 继续。

## Romberg算法表



$$\text{记 } T_m^{(k)} = \frac{4^m T_{m-1}^{(k+1)} - T_{m-1}^{(k)}}{4^m - 1}, (m = 1, 2, \dots, k = 0, 1, 2, \dots)$$

$\{T_0^{(k)}\}$  就是梯形序列  $\{T_{2^k}\}$

$\{T_1^{(k)}\}$  就是辛普森序列  $\{S_{2^k}\}$

$\{T_2^{(k)}\}$  就是柯特斯序列  $\{C_{2^k}\}$

$\{T_3^{(k)}\}$  就是龙贝格序列  $\{R_{2^k}\}$



**例 8** 用 Romberg 算法计算  $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$  结果见下表( $k$  代表二分次数):

**表 3-4-2**

| $k$ | $T_{2^k}$ | $S_{2^{k-1}}$ | $C_{2^{k-2}}$ | $R_{2^{k-3}}$ |
|-----|-----------|---------------|---------------|---------------|
| 0   | 0.9207355 |               |               |               |
| 1   | 0.9397933 | 0.9461459     |               |               |
| 2   | 0.9445153 | 0.9460869     | 0.9460830     |               |
| 3   | 0.9456909 | 0.9460833     | 0.9460831     | 0.9460831     |

利用二分 3 次的结果(它们的精度都很差, 只有两位有效数字), 通过三次加速求得  $R_3 = 0.9460831$ , 具有 7 位有效数字. 加速三次要比二分法收敛速度更快, 精度更高。

## 小结:

1. 数值积分的法的思想;
2. 插值型求积公式:  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$ , 其中  $A_i = \int_a^b l_i(x)dx$  ;
3. Newton—Cotes 公式: 常用一梯形、辛普森、柯特斯公式;
4. 复化积分公式: 复化梯形、复化辛普森公式, 余项;
5. 龙贝格积分法。

## 提高数值求积公式代数精度的方法

法一：增加节点  $\{\mathbf{x}_k\}$  个数,如复化求积方法、加速的龙贝格求积方法

法二：适当选取节点  $\{\mathbf{x}_k\}$ ，如高斯求积公式  
可以论证： $n+1$ 个节点的求积公式

$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

最高可具有  $2n+1$  次代数精度。

这类求积公式就是高斯求积公式。

## § 3.5 Gauss型求积公式

求积公式  $\int_a^b \rho(x)f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$

已经介绍的插值型求积方法：

是在给定求积节点  $x_i (i = 0:n)$  前提下，构造求积系数

$A_i (i = 0:n)$  得到求积公式。其代数精度为  $n$  或  $n+1$ 。

**问题：**能否通过适当的选择求积节点  $x_i (i = 0:n)$ ，确定  $A_i (i = 0:n)$ ，使求积公式达到  $2n+1$  次的代数精度？  
这种求积公式就是 Gauss 求积公式

例如，两个节点 ( $n=1$ ) 的求积公式

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx f(-1) + f(1), \text{ 具有1次代数精度}$$

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right), \text{ 验证知有3次代数精度}$$

高斯求积公式（满足 $2n+1=3$ ）

$-\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}$  是高斯点

## 1. 基本概念与定理

**定义** 若在区间 $[a,b]$ 中适当选取求积节点 $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$ , 使得插值型求积公式具有 $2n+1$ 次代数精度, 则称该求积公式为 **Gauss 型求积公式**, 相应的节点 $x_i (i=0:n)$  为 **Gauss 点**。

构造高斯型求积公式的**关键是求高斯点 $x_i$ 和求积系数 $A_i$** 。

## 方法1 待定系数法

要使 $n+1$ 个节点的求积公式 $\int_a^b \rho(x) f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$

具有 $2n+1$ 次代数精度,

代入 $f(x) = x^k (k = 0, 1, 2, \dots, 2n+1)$ , 使求积公式精确成立

令 $u_k = \int_a^b \rho(x) x^k dx$ , 则

$$\begin{cases} A_0 + A_1 + \dots + A_n = u_0 \\ A_0 x_0 + A_1 x_1 + \dots + A_n x_n = u_1 \\ \dots\dots\dots \\ A_0 x_0^{2n+1} + A_1 x_1^{2n+1} + \dots + A_n x_n^{2n+1} = u_{2n+1} \end{cases}$$

这是一个 $2n+2$ 个方程、  
 $2n+2$ 个未知数的非线性  
方程组, 求解十分困难!

当 $n$ 较大时, 非线性方程组计算复杂.

## 方法2 求高斯点的方法

定理：对于插值型求积公式  $\int_a^b \rho(x) f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$ ,

其节点  $x_i$  ( $i=0:n$ ) 是高斯点的充分必要条件是：

以这些点为零点的  $n+1$  次多项式  $\omega_{n+1}(x)$  与任意不超过  $n$  次的多项式  $P_m(x)$  在区间  $[a, b]$  上带权  $\rho(x)$  正交，

$$\text{即 } \int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) P_m(x) dx = 0, m = 0:n$$

其中  $\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)$



定理：节点  $x_i$  ( $i = 0 \sim n$ ) 是高斯点

$$\Leftrightarrow \int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) P_m(x) dx = 0 \quad (m = 0 \sim n)$$

证明： $\Leftarrow$  对任一次数不超过  $2n+1$  的多项式  $f(x)$ ,

用  $\omega_{n+1}(x)$  除  $f(x)$ , 记商为  $q(x)$ , 余式为  $m(x)$ ,

故  $f(x) = q(x)\omega_{n+1}(x) + m(x)$ ,

其中  $q(x), m(x)$  是不超过  $n$  次的多项式.

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

$$\begin{aligned} \therefore \int_a^b f(x) \rho(x) dx &= \int_a^b [q(x)\omega_{n+1}(x) + m(x)] \rho(x) dx \\ &= \int_a^b m(x) \rho(x) dx \end{aligned}$$

定理: 节点  $x_i$  ( $i = 0 \sim n$ ) 是高斯点

$$\Leftrightarrow \int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) P_m(x) dx = 0 \quad (m = 0 \sim n)$$

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

由于求积公式是插值型的, 故对于  $m(x)$  精确成立

$$\left. \begin{aligned} \text{即 } \int_a^b m(x) \rho(x) dx &= \sum_{k=0}^n A_k m(x_k) \\ \text{又 } \omega_{n+1}(x_k) &= 0 \Rightarrow m(x_k) = f(x_k) \end{aligned} \right\} \Rightarrow \int_a^b m(x) \rho(x) dx = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$$

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

即求积公式对一切次数不超过  $2n+1$  的多项式都精确成立。

说明节点  $x_i$  是高斯点。

定理: 节点  $x_i$  ( $i = 0 \sim n$ ) 是高斯点

$$\Leftrightarrow \int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) P_m(x) dx = 0 \quad (m = 0 \sim n)$$

---

证明:  $\Rightarrow$  设节点  $x_i$  是高斯点, 则求积公式

对  $f(x) = x^k$  ( $k = 0, 1, 2, \dots, 2n+1$ ) 精确成立

$P_m(x)$  次数不超过  $n$ ,  $\omega_{n+1}(x)$  次数是  $n+1$ ,  
 $x_k$  是其零点, 从而有

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

即以  $x_k$  为零点的  $n+1$  次多项式  $\omega_{n+1}(x)$  与任意不超过  $n$  次的多项式  $P_m(x)$  在区间  $[a, b]$  上带权  $\rho(x)$  正交.

## 构造高斯求积公式的步骤:

确定满足  $\int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}(x) P_m(x) dx = 0 \ (m = 0 \sim n)$

的高斯点  $x_i$  (即  $\omega_{n+1}(x)$  的零点)



Gauss型求积公式的节点  $x_i$



插值型求积公式

求积系数  $A_k = \int_a^b \rho(x) l_k(x) dx$ , 其中  $l_k(x) = \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n \frac{x - x_i}{x_k - x_i}$



Gauss型求积公式  $I_n = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$

至少有  $2n+1$  次代数精度

例8: 用两种不同的方法确定 $x_0, x_1, A_0, A_1$ , 求出Gauss型求积公式

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

法一: 因为两点Gauss型求积公式具有3次代数精度,

分别代入 $f(x) = 1, x, x^2, x^3$ , 使Gauss公式准确成立,

$$\text{即} \begin{cases} A_0 + A_1 = 2 \\ A_0 x_0 + A_1 x_1 = 0 \\ A_0 x_0^2 + A_1 x_1^2 = \frac{2}{3} \\ A_0 x_0^3 + A_1 x_1^3 = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_0 = -\sqrt{\frac{1}{3}}, x_1 = \sqrt{\frac{1}{3}} \\ A_0 = 1, A_1 = 1 \end{cases}$$

$\Downarrow$

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

例8: 用两种不同的方法确定 $x_0, x_1, A_0, A_1$ , 求出Gauss型求积公式

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

法二: 因为两点Gauss求积公式的Gauss点 $x_0, x_1$ 是 $[-1, 1]$ 上以 $\rho(x) = 1$ 为权的某2次正交多项式 $\omega_2(x)$ 的零点, 不妨设 $\omega_2(x) = (x - x_0)(x - x_1)$ . 于是

$$\left. \begin{aligned} \int_{-1}^1 1 \times (x - x_0)(x - x_1) dx &= 0 \Rightarrow \frac{2}{3} + 2x_0x_1 = 0 \\ \int_{-1}^1 x \times (x - x_0)(x - x_1) dx &= 0 \Rightarrow -\frac{2}{3}(x_0 + x_1) = 0 \end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x_0 = -\sqrt{\frac{1}{3}} \\ x_1 = \sqrt{\frac{1}{3}} \end{cases}$$

求积系数  $A_0 = \int_{-1}^1 \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} dx = 1, A_1 = \int_{-1}^1 \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} dx = 1$

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

练习:

用两种不同的方法确定 $x_0, x_1, A_0, A_1$ , 求出 *Gauss* 型求积公式

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

答案:  $x_0 = 0.821162, \quad x_1 = 0.289949,$

$$A_0 = 0.389111, \quad A_1 = 0.277556$$

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

答案:  $x_0 = \frac{3}{7} - \frac{2}{7}\sqrt{\frac{5}{6}}, \quad x_1 = \frac{3}{7} + \frac{2}{7}\sqrt{\frac{5}{6}},$

$$A_0 = 1 + \frac{1}{3}\sqrt{\frac{5}{6}}, \quad A_1 = 1 - \frac{1}{3}\sqrt{\frac{5}{6}}$$

## Gauss求积公式的性质：

1、积分余项： $E_n(f) = \frac{f^{(2n+2)}(\eta)}{(2n+2)!} \int_a^b \rho(x) w_{n+1}^2(x) dx, \eta \in (a, b);$

2、代数精度：具有 $2n+1$ 次代数精度；

比如：取 $2n+2$ 次多项式  $g(x) = (x-x_0)^2(x-x_1)^2 \cdots (x-x_n)^2$

$$\left. \begin{array}{l} \int_a^b \rho(x) g(x) dx > 0 \\ \text{而} \sum_{k=0}^n A_k g(x_k) = 0 \end{array} \right\} \Rightarrow \int_a^b \rho(x) g(x) dx \neq \sum_{k=0}^n A_k g(x_k)$$

因此只有 $2n+1$ 阶代数精度；



## Gauss求积公式的性质:

1、积分余项:  $E_n(f) = \frac{f^{(2n+2)}(\eta)}{(2n+1)!} \int_a^b \rho(x) \omega_{n+1}^2(x) dx, \eta \in (a, b);$

2、代数精度: 具有 $2n+1$ 次代数精度;

3、稳定性: 设 $l_k(x), k = 0 \sim n$ 为Lagrange基函数,

则 $l_k^2(x) \geq 0$ 为 $2n$ 次代数多项式, 故Gauss求积公式精确成立

$$\text{即} \int_a^b \rho(x) l_k^2(x) dx = \sum_{i=0}^n A_i l_k^2(x_i) = A_k \Rightarrow A_k = \int_a^b \rho(x) [l_k(x)]^2 dx > 0$$

求积系数都非负, 公式稳定。

## Gauss求积公式的性质：

- 1、积分余项：
$$E_n(f) = \frac{f^{(2n+2)}(\eta)}{(2n+1)!} \int_a^b \rho(x) w_{n+1}^2(x) dx, \eta \in (a, b);$$
- 2、代数精度：具有 $2n+1$ 次代数精度；
- 3、稳定性：求积系数非负，公式稳定。

注：Gauss型求积公式的构造仍然比较复杂，

对于一些特定的积分区间和权函数，可以利用正交多项式给出相应的Gauss型求积公式。

## 2. Gauss – Legendre型求积公式

勒让德多项式(定义): 区间 $[-1, 1]$ 上定义的多项式序列

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

勒让德多项式  $P_{n+1}(x)$  的  $n+1$  个互异零点  $x_0, x_1, \dots, x_n$

就是求积公式  $\int_{-1}^1 f(x) dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$  的高斯点.

$$\text{其中 } A_k = \int_{-1}^1 l_k(x) dx = \frac{2}{(1 - x_k^2) [P'_{n+1}(x_k)]^2}$$

## 2. Gauss – Legendre型求积公式

高斯–勒让德求积公式为  $\int_{-1}^1 f(x) dx \approx \sum_{k=0}^n \frac{2}{(1-x_k^2)[P'_{n+1}(x_k)]^2} f(x_k)$

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

$$P_0(x) = 1, \quad P_1(x) = x, \quad P_2(x) = \frac{3}{2}\left(x^2 - \frac{1}{3}\right), \quad P_3(x) = \frac{5}{2}\left(x^3 - \frac{3}{5}x\right),$$

1) 一点**Gauss**公式的**Gauss**点是:  $x = 0$

高斯求积公式  $\int_{-1}^1 f(x)dx \approx 2f(0)$ , 代数精度1次

2) 两点**Gauss**公式的**Gauss**点是:  $x_0 = -\frac{1}{\sqrt{3}}, \quad x_1 = \frac{1}{\sqrt{3}}$

高斯求积公式  $\int_{-1}^1 f(x)dx \approx f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right)$ , 代数精度3次

3) 三点**Gauss**公式的**Gauss**点是:  $x_0 = -\sqrt{\frac{3}{5}}, \quad x_1 = 0, \quad x_2 = \sqrt{\frac{3}{5}}$

高斯求积公式

$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx \frac{5}{9}f\left(-\sqrt{\frac{3}{5}}\right) + \frac{8}{9}f(0) + \frac{5}{9}f\left(\sqrt{\frac{3}{5}}\right)$ , 代数精度5次

## 高斯-勒让德 (Gauss-Legendre) 求积公式的节点和系数

| $n$ | $x_k$                | $A_k$                    | $n$ | $x_k$  | $A_k$                                  |
|-----|----------------------|--------------------------|-----|--|--|
| 0   | 0                    | 2                        | 3   | $\pm 0.8611368$<br>$\pm 0.3399810$                       | 0.34785485<br>0.65214515               |
| 1   | $\pm 0.5773503$      | 1                        | 4   | $\pm 0.9061798$<br>$\pm 0.5384693$<br>0                  | 0.23692689<br>0.47862867<br>0.56888889 |
| 2   | $\pm 0.7745967$<br>0 | 0.55555556<br>0.88888889 | 5   | $\pm 0.93246951$<br>$\pm 0.66120939$<br>$\pm 0.23861919$ | 0.17132449<br>0.36076157<br>0.46791393 |

在上面的讨论中，我们考虑的积分区间为 $[-1,1]$ .

对于一般的求积区间 $[a,b]$ ，只需作变换

$$x = \frac{b-a}{2}t + \frac{a+b}{2}$$

则 $[a,b]$ 变为 $[-1,1]$ ，于是

$$\begin{aligned} \text{于是 } \int_a^b f(x) \, dx &= \frac{b-a}{2} \int_{-1}^1 f\left(\frac{b-a}{2}t + \frac{a+b}{2}\right) \, dt \\ &\approx \frac{b-a}{2} \sum_{i=1}^n A_i f\left(\frac{b-a}{2}t_i + \frac{a+b}{2}\right) \end{aligned}$$

# 总结

- 1、梯形求积公式和辛普森求积公式精度低，复化梯形公式和复化辛普森求积公式精度较高，计算简单，使用非常广泛。
- 2、龙贝格求积公式，算法简单，加密节点提高积分近似程度时，前面的计算结果可以为后面的计算使用。有较简单的误差估计方法，收敛速度快。
3. 高斯求积公式，节点不规则，节点增加时，前面计算的函数值不能被后面使用，计算过程比较麻烦。但精度高，可以计算广义积分。



## § 3.6 数值微分

**问题的提出：**已知函数  $f(x)$  的解析式或数表  $(x_i, f(x_i)) (i = 0:n)$ ，如何用数值微分方法求函数在各点的导数。

### 1. 函数的数值微分

$$\begin{aligned} f'(a) &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+h) - f(a)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a) - f(a-h)}{h} \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h} \end{aligned}$$

向前差商  $f'(a) \approx \frac{f(a+h) - f(a)}{h}$ , 误差  $-\frac{h}{2} f''(\eta)$

向后差商  $f'(a) \approx \frac{f(a) - f(a-h)}{h}$ , 误差  $\frac{h}{2} f''(\eta)$

中心差商  $f'(a) \approx \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h}$ , 误差  $-\frac{h^2}{6} f'''(\eta)$

二阶中心差商  $f''(a) \approx \frac{f(a+h) - 2f(a) + f(a-h)}{h^2}$ , 误差  $-\frac{h^2}{12} f^{(4)}(\eta)$

截断误差：步长越小，结果越准确；

舍入误差：步长不宜太小

事后估计法：

用 $h$ 计算一次差商，记为 $D(h)$ ；

再用 $\frac{h}{2}$ 计算一次差商，记为 $D(\frac{h}{2})$ ；

若 $\left| D(h) - D(\frac{h}{2}) \right| < \varepsilon$  (预先给定的数)，计算停止；

否则继续，直到满足要求为止。

## 2. 数据的数值微分

已知函数  $f(x)$  的一组数据：

|          |          |          |          |     |          |
|----------|----------|----------|----------|-----|----------|
| $x_i$    | $x_0$    | $x_1$    | $x_2$    | ... | $x_n$    |
| $f(x_i)$ | $f(x_0)$ | $f(x_1)$ | $f(x_2)$ | ... | $f(x_n)$ |

记  $x_0 = a$ ,  $x_n = b$  , 则  $f(x)$  的  $n$  次插值多项式为

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n l_i(x) f(x_i) = \sum_{i=0}^n \frac{\omega(x)}{(x - x_i) \omega'(x_i)} f(x_i)$$

其中  $\omega(x) = (x - x_0) \cdots (x - x_n)$  。

当作近似  $f(x) \approx L_n(x)$  时,

$$f'(x) \approx L'_n(x)$$

称为插值型求导公式。

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

如果只是求某个节点  $x_i$  ( $i = 0, 1, \dots, n$ ) 上的导数值, 这时有

$$f'(x_i) - L'_n(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'(x_i)$$

下面仅仅考察节点处的导数值。

为简化讨论，假定所给的节点是等距的，设步长为  $h$

(1) **两点公式**：两节点  $x_0, x_1 = x_0 + h$  的函数值  $f(x_0), f(x_1)$

则线性插值函数

$$L_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} f(x_0) + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} f(x_1) @ \frac{x - x_1}{h} f(x_0) + \frac{x - x_0}{h} f(x_1)$$

$$\Rightarrow L'_1(x) = \frac{1}{h} [-f(x_0) + f(x_1)]$$

$$L_1'(x) = \frac{1}{h}[-f(x_0) + f(x_1)]$$

$$f'(x_i) - L_n'(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'(x_i)$$

$$\Rightarrow L_1'(x_0) = \frac{1}{h}[-f(x_0) + f(x_1)], \quad L_1'(x_1) = \frac{1}{h}[-f(x_0) + f(x_1)]$$

带余项的两点公式是

$$f'(x_0) = \frac{1}{h}[f(x_1) - f(x_0)] - \frac{h}{2} f''(\xi) \quad \text{向前差商}$$

$$f'(x_1) = \frac{1}{h}[f(x_1) - f(x_0)] + \frac{h}{2} f''(\xi) \quad \text{向后差商}$$

(2) 三点公式: 三节点  $x_0$ ,  $x_1 = x_0 + h$ ,  $x_2 = x_0 + 2h$  的函数值

$f(x_0)$ ,  $f(x_1)$ ,  $f(x_2)$ , 则线性插值函数

$$L_2(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} f(x_0) + \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)} f(x_1) + \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)} f(x_2)$$

$$\Rightarrow L_2'(x) = \frac{2x-x_1-x_2}{2h^2} f(x_0) + \frac{2x-x_0-x_2}{-h^2} f(x_1) + \frac{2x-x_0-x_1}{2h^2} f(x_2)$$



带余项的三点求导公式如下：

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

$$f'(x_1) = \frac{1}{2h}[-f(x_0) + f(x_2)] - \frac{h^2}{6}f'''(\xi) \quad \text{一阶中心差商}$$

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

(3) **五点公式**: 五节点  $x_i = x_0 + ih (i = 0, 1, 2, 3, 4)$  的函数值  $f(x_0), f(x_1), f(x_2), f(x_3), f(x_4)$ , 可同样推出五点公式:

用  $m_i$  表示一阶导数  $f'(x_i)$  的近似值, 有

$$m_0 = \frac{1}{12h} [-25f(x_0) + 48f(x_1) - 36f(x_2) + 16f(x_3) - 3f(x_4)]$$

$$m_1 = \frac{1}{12h} [-3f(x_0) - 10f(x_1) + 18f(x_2) - 6f(x_3) + f(x_4)]$$

$$m_2 = \frac{1}{12h} [f(x_0) - 8f(x_1) + 8f(x_3) - f(x_4)]$$

$$m_3 = \frac{1}{12h} [-f(x_0) + 6f(x_1) - 18f(x_2) + 10f(x_3) + 3f(x_4)]$$

$$m_4 = \frac{1}{12h} [3f(x_0) - 16f(x_1) + 36f(x_2) - 48f(x_3) + 25f(x_4)]$$

用  $M_i$  表示二阶导数  $f''(x_i)$  的近似值, 有

$$M_0 = \frac{1}{12h^2} [35f(x_0) - 104f(x_1) + 114f(x_2) - 56f(x_3) + 11f(x_4)]$$

$$M_1 = \frac{1}{12h^2} [11f(x_0) - 20f(x_1) + 6f(x_2) + 4f(x_3) - f(x_4)]$$

$$M_2 = \frac{1}{12h^2} [-f(x_0) + 16f(x_1) - 30f(x_2) + 16f(x_3) - f(x_4)]$$

$$M_3 = \frac{1}{12h^2} [-f(x_0) + 4f(x_1) + 6f(x_2) - 20f(x_3) + 11f(x_4)]$$

$$M_4 = \frac{1}{12h^2} [11f(x_0) - 56f(x_1) + 114f(x_2) - 104f(x_3) + 35f(x_4)]$$