## 第六章 数值微分与数值积分

- §1 引言
- § 2 数值微分公式
- §3 Newton-cotes求积公式
- § 4 复化求积公式
- § 5 Romberg求积算法
- § 6 Gauss型求积公式\*

## § 1 引言

- 一 函数f(x)的表达式复杂,或需要利用函数在相 关离散节点处的函数值计算其导数。所以,有 必要研究微分计算的数值方法。
- 二 积分学基本定理  $\int_a^b f(x)dx = F(b) F(a)$  应用中碰到如下情况:
  - ① f(x)的原函数无法用初等函数给出;  $\int_2^5 e^{-x^2} dx \int_2^5 \frac{\sin x}{x} dx$
  - ② f(x)用表格形式给出;
  - ③ f(x)的原函数能用初等函数表示,但表达式过于复杂。 所以,有必要研究积分计算的数值方法。

## § 2 数值微分公式

以离散数据 $(x_i, f(x_i))$  (i = 0,1,...,n) 近似表达y=f(x)在节点 $x_i$  处的导数值 $f'(x_i)$ ,通常称为**数值微分(公式)**。

#### 一插值法

给出列表函数y=f(x),可建立插值多项式 $L_n(x)$ 。

$$f(x) = L_n(x) + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \quad \xi \in (x_0, x_n)$$

取  $L'_n(x)$  作为 f'(x) 的近似函数,则

$$f'(x) = L'_n(x) + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'_{n+1}(x) + \frac{\omega_{n+1}(x)}{(n+1)!} \frac{d}{dx} f^{(n+1)}(\xi(x))$$
 **建以求得**

限定求节点  $x_i$  的导数值,则  $f'(x_i) = L'_n(x_i) + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'_{n+1}(x_i)$ 

设
$$M = \max_{a \le x \le b} \left| f^{(n+1)}(x) \right|$$
,则  $f'(x_i) - L'(x_i) \le \frac{M}{(n+1)!} \left| \omega'_{n+1}(x_i) \right|$ 

#### 为讨论方便,假定所给节点为等距分布。

#### 1 两点公式 (n=1)

得 
$$f'(x_i) = \frac{1}{h} \left[ -f(x_0) + f(x_1) \right] + \frac{f^{(2)}(\xi)}{2} \left[ (x - x_0) + (x - x_1) \right]_{x = x_i} \quad i = 0,1$$

$$h = x_1 - x_0$$

$$\begin{cases}
f'(x_0) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] - \frac{h}{2} f''(\xi_0) & \xi_0 \in (x_0, x_1) \\
f'(x_1) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] + \frac{h}{2} f''(\xi_1) & \xi_1 \in (x_0, x_1)
\end{cases}$$

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

#### 2 三点公式 (n=2)

$$\Rightarrow$$
  $x_1 = x_0 + h$   $x_2 = x_0 + 2h$   $x = x_0 + th$ 

得 
$$p_2(x_0+th) = \frac{(t-1)(t-2)}{2} f(x_0) + \frac{t(t-2)}{-1} f(x_1) + \frac{t(t-1)}{2} f(x_2)$$
 将两边对t求导,得

$$hp_2'(x_0 + th) = \frac{f(x_0)}{2} [(t-1) + (t-2)] - f(x_1) [t + (t-2)] + \frac{f(x_2)}{2} [t + (t-1)]$$

$$||f|| \qquad p_2'(x_0 + th) = \frac{1}{2h} \{ (2t-3)f(x_0) - (4t-4)f(x_1) + (2t-1)f(x_2) \}$$

$$f'(x_0) = \frac{1}{2h} \{-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)\} + \frac{h^2}{3} f^{(3)}(\xi_0) \quad \xi_0 \in (x_0, x_2)$$

$$f'(x_1) = \frac{1}{2h} \{-f(x_0) + f(x_2)\} - \frac{h^2}{6} f^{(3)}(\xi_1) \quad \xi_1 \in (x_0, x_2)$$

$$f'(x_2) = \frac{1}{2h} \{f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)\} + \frac{h^2}{3} f^{(3)}(\xi_2) \quad \xi_2 \in (x_0, x_2)$$

还可以建立高阶数值微分公式:  $f^{(i)}(x) \approx p_n^{(i)}(x)$   $i = 1, 2, \cdots$ 

$$p_2'(x_0 + th) = \frac{1}{2h} \{ (2t - 3)f(x_0) - (4t - 4)f(x_1) + (2t - 1)f(x_2) \}$$
四北上亚人子 致统字院 医阳语

## 二 Taylor展开法

证明 
$$f'(x_i) = \frac{1}{h} [f(x_i + h) - f(x_i)] - \frac{h}{2} f''(\xi_1), \xi_1 \in (x_i, x_i + h)$$
$$f'(x_i) = \frac{1}{h} [f(x_i) - f(x_i - h)] + \frac{h}{2} f''(\xi_2), \xi_2 \in (x_i - h, x_i)$$

根据Taylor公式

$$f(x_i + h) = f(x_i) + hf'(x_i) + \frac{h^2}{2}f''(\xi_1)$$
$$f(x_i - h) = f(x_i) - hf'(x_i) + \frac{h^2}{2}f''(\xi_2)$$

即得。

两点公式 
$$\begin{cases} f'(x_0) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] - \frac{h}{2} f''(\xi_0) & \xi_0 \in (x_0, x_1) \\ f'(x_1) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] + \frac{h}{2} f''(\xi_1) & \xi_1 \in (x_0, x_1) \end{cases}$$

西北工业大学 数统学院 欧阳洁

证明 
$$f'(x_i) = \frac{1}{2h} [f(x_i + h) - f(x_i - h)] - \frac{h^2}{6} f'''(\xi_3), \xi_3 \in (x_i - h, x_i + h)$$
  
根据Taylor公式  $f(x_i + h) = f(x_i) + hf'(x_i) + \frac{h^2}{2} f''(x_i) + \frac{h^3}{3!} f^{(3)}(\xi_1)$   
 $f(x_i - h) = f(x_i) - hf'(x_i) + \frac{h^2}{2} f''(x_i) - \frac{h^3}{3!} f^{(3)}(\xi_2)$   
相減  $f(x_i + h) - f(x_i - h) = 2hf'(x_i) + \frac{h^3}{6} (f^{(3)}(\xi_1) + f^{(3)}(\xi_2))$   
即  $f'(x_i) = \frac{f(x_i + h) - f(x_i - h)}{2h} - \frac{h^3}{6} \frac{1}{2h} (f^{(3)}(\xi_1) + f^{(3)}(\xi_2))$   
若 $f^{(3)}(x)$  连续,则  $m \le \frac{1}{2} (f^{(3)}(\xi_1) + f^{(3)}(\xi_2)) \le M$   
 $(m, M为f^{(3)}(x))$  的最小值与最大值)

由连续函数的介值定理,必存在 53,使得

$$f^{(3)}(\xi_3) = \frac{1}{2} \Big[ f^{(3)}(\xi_1) + f^{(3)}(\xi_2) \Big]$$
  
古文得  $f'(x_i) = \frac{1}{2h} \Big[ f(x_i + h) - f(x_i - h) \Big] - \frac{h^2}{6} f'''(\xi_3), \xi_3 \in (x_i - h, x_i + h)$ 
  
**三点公式**  $f'(x_1) = \frac{1}{2h} \{ -f(x_0) + f(x_2) \} - \frac{h^2}{6} f^{(3)}(\xi_1) \quad \xi_1 \in (x_0, x_2)$ 

#### 三 Richardson外推法

假设一量S与步长h无关,  $S^*(h)$ 为依赖于步长h的 近似**S**的量。并有 $S-S^*(h)=a_1h^{p_1}+a_2h^{p_2}+\cdots+a_kh^{p_k}+\cdots$  $\{a_i\}_{i=1}^{\infty}, \{p_i\}_{i=1}^{\infty}$ 与步长h无关,幂次满足 $0 < p_1 < p_2 < \cdots$ 即用 $S^*(h)$ 近似S时,误差的量级是 $O(h^{p_1})$ 。 曲  $S - S^*(\frac{h}{2}) = a_1(\frac{h}{2})^{p_1} + a_2(\frac{h}{2})^{p_2} + \dots + a_k(\frac{h}{2})^{p_k} + \dots$ 得  $[S - S^*(h)] - 2^{p_1}[S - S^*(\frac{h}{2})] \implies (1 - 2^{p_1})S - [S^*(h) - 2^{p_1}S^*(\frac{h}{2})]$  $= a_2(1-2^{p_1-p_2})h^{p_2} + \dots + a_k(1-2^{p_1-p_k})h^{p_k} + \dots$  $\exists S - \frac{S^*(h) - 2^{p_1} S^*(\frac{h}{2})}{1 - 2^{p_1}} = \hat{a}_2 h^{p_2} + \hat{a}_3 h^{p_3} + \dots + \hat{a}_k h^{p_k} + \dots$ 式中新的系数  $\left\{\hat{a}_k = a_k \frac{1 - 2^{p_1 - p_k}}{1 - 2^{p_1}}\right\}^{\infty}$ 

西北工业大学 数统学院 欧阳洁

由于  $S - S_1^*(h) = O(h^{p_2})$ 

故新的近似量 $S_1^*(h)$ 近似S时,误差的量级是 $O(h^{p_2})$ 。

上述高阶近似是两个低阶近似的线性组合。

依据 $S_1^*(h)$ 的表达式,还可对 $S_1^*(h)$ 再进行外推,得到量S的更高阶近似。

上述方法称为Richardson外推技巧。这一技巧可用于数值积分、数值微分等问题的数值计算。

$$S - \frac{S^*(h) - 2^{p_1} S^*(\frac{h}{2})}{1 - 2^{p_1}} = \hat{a}_2 h^{p_2} + \hat{a}_3 h^{p_3} + \dots + \hat{a}_k h^{p_k} + \dots$$

如:对一阶微分计算的中点公式进行外推

$$S(x) = f'(x), S^*(h) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h}$$

$$\iiint S - S^*(h) = f'(x) - \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} = -\frac{f'''(x)}{3!} h^2 - \frac{f^{(5)}(x)}{5!} h^4 + \cdots$$

近似量  $S^*(h)$  近似S时,误差量级是  $O(h^2)$  。

$$S - S^*(\frac{h}{2}) = -\frac{f'''(x)}{3!}(\frac{h}{2})^2 - \frac{f^{(5)}(x)}{5!}(\frac{h}{2})^4 + \cdots$$

$$[S - S^*(h)] - 2^2[S - S^*(\frac{h}{2})] = O(h^4) \implies 3S - \left[4S^*(\frac{h}{2}) - S^*(h)\right] = O(h^4)$$

$$\Rightarrow S - \left[ \frac{4}{3} S^* (\frac{h}{2}) - \frac{1}{3} S^* (h) \right] = O(h^4) \quad \text{RD } f'(x) - \left[ \frac{4}{3} S^* (\frac{h}{2}) - \frac{1}{3} S^* (h) \right] = O(h^4)$$

$$\stackrel{-}{\Leftrightarrow} S_1^*(h) = \frac{4}{3} S^* \left(\frac{h}{2}\right) - \frac{1}{3} S^*(h)$$

新的近似量 $S_1^*(h)$ 近似S时,误差量级是  $O(h^4)$ 。

$$f'(x_i) = \frac{1}{2h} [f(x_i + h) - f(x_i - h)] - \frac{h^2}{6} f'''(\xi_3)$$

## § 3 Newton-cotes 求积公式

$$\lim_{n \to \infty} a \le x_0 < x_1 < \dots < x_n \le b, \, h_i = x_i - x_{i-1}, \, x_{i-1} \le \xi_i \le x_i$$

一元可积函数的定积分  $I = \int_a^b f(x) dx = \lim_{h \to 0} \sum_{i=1}^n f(\xi_i) h_i$  可以看成函数值线性组合的极限。

去掉极限过程就得到一种近似方法。

称为求积公式。 $x_i^{i=0}$  ( $i=0,1,2,\cdots n$ ) 称为求积节点。

$$A_i(i=0,1,2,\cdots n)$$
 称为求积系数。

 $E_n[f]$  称为求积公式的余项(截断误差);

 $A_i$  仅与求积节点 $x_i$  的选取有关,它不依赖于f(x)。

### 一求积公式的代数精(确)度

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

对于<u>任意</u>不高于m次的代数多项式准确成立。 而对于<u>某一个</u>m+1次多项式并不准确成立。

则称上述求积公式具有m次代数精(确)度。

定理 求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$  具有m 次代数精度的充分必要条件是i=0

$$\int_{a}^{b} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} \qquad \int_{a}^{b} x dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i} \qquad \dots \qquad \int_{a}^{b} x^{m} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i}^{m}$$

$$\int_{a}^{b} x^{m+1} dx \neq \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i}^{m+1}$$

#### 证明: 充分性 若

$$\int_{a}^{b} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} \qquad \int_{a}^{b} x dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i} \qquad \dots \qquad \int_{a}^{b} x^{m} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i}^{m}$$

$$\int_{a}^{b} x^{m+1} dx \neq \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i}^{m+1}$$

|求积公式对<u>任意</u>不高于m次的代数多项式准确成立。

知求积公式对于<u>某一个</u>m+1次多项式并不准确成立。

综上所述,求积公式具有m次代数精度。

#### 必要性 若求积公式具有m次代数精度,则有

$$\int_{a}^{b} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} \qquad \int_{a}^{b} x dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i} \qquad \cdots \qquad \int_{a}^{b} x^{m} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i}^{m}$$

由于求积公式对于某一个*m*+1次多项式并不 准确成立,故有

$$\int_{a}^{b} (a_0 + a_1 x + \dots + a_{m+1} x^{m+1}) dx \neq \sum_{i=0}^{n} A_i (a_0 + a_1 x_i + \dots + a_{m+1} x_i^{m+1})$$

$$\exists \Box a_0 \int_a^b dx + a_1 \int_a^b x dx + \dots + a_m \int_a^b x^m dx + a_{m+1} \int_a^b x^{m+1} dx$$

$$\neq a_0 \sum_{i=0}^n A_i + a_1 \sum_{i=0}^n A_i x_i + \dots + a_m \sum_{i=0}^n A_i x_i^m + a_{m+1} \sum_{i=0}^n A_i x_i^{m+1}$$

利用上述m+1个等式,则有

$$\int_{a}^{b} x^{m+1} dx \neq \sum_{i=0}^{n} A_{i} x_{i}^{m+1}$$

#### 给定n+1个节点,

#### 构造至少有n次代数精度的求积公式

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

$$\int_{a}^{b} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i}$$

$$\int_{a}^{b} x dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i}x_{i}$$

$$\vdots$$

$$\int_{a}^{b} x^{n} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i}x_{i}$$

$$\vdots$$

$$\int_{a}^{b} x^{n} dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i}x_{i}^{n}$$

$$\vdots$$

$$\begin{bmatrix}
1 & 1 & \cdots & 1 \\
x_{0} & x_{1} & \cdots & x_{n} \\
\vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\
x_{0}^{n} & x_{1}^{n} & \cdots & x_{n}^{n}
\end{bmatrix}
\begin{bmatrix}
A_{0} \\
A_{1} \\
\vdots \\
A_{n}
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
b - a \\
(b^{2} - a^{2})/2 \\
\vdots \\
(b^{n+1} - a^{n+1})/n + 1
\end{bmatrix}$$

若求积节点互异,则系数矩阵非奇异。所以,可通过求解方程组而得到唯一的n+1个求积系数。

定理 对于区间[a,b]上给定的n+1个互异节点  $a \le x_0 < \cdots < x_n \le b$ ,总存在求积系数 $A_0, A_1, \cdots A_n$ ,使求积公式至少有n次代数精度,且该求积公式唯一。

#### Remark

定出 $A_i$ ( $i = 0,1,\dots,n$ ),则求积公式至少具有n次代数精度,但并不一定它具有n次代数精度。要将 $x^{n+1}$ 代入求积公式,如果等式不准确成立,则求积公式具有n次代数精度;否则代数精度将大于n。

求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$ 至少有零次代数精度。

例: 确定求积公式  $\int_0^h f(x)dx \approx \frac{h}{2}[f(0) + f(h)] + \alpha h^2[f'(0) - f'(h)]$  中的待定参数  $\alpha$ ,使其代数精度尽量高,并指明所构造的求积公式具有的代数精度。(作业)

解: 
$$\int_0^h f(x)dx \approx \frac{h}{2}[f(0) + f(h)] + \alpha h^2[f'(0) - f'(h)]$$
 含一个待定参数 当 $f(x) = 1$ 时,有  $\int_0^h dx = \frac{h}{2}[1+1]$  当 $f(x) = x$ 时,有  $\int_0^h xdx = \frac{h}{2}[0+h] + \alpha h^2[1-1]$  令求积公式对 $f(x) = x^2$  成立,即  $\int_0^h x^2 dx = \frac{h}{2}[0+h^2] + \alpha h^2(2 \times 0 - 2h)$  ⇒  $\alpha = \frac{1}{12}$  令 $f(x) = x^3$ ,代入已求得的求积公式,有  $\int_0^h x^3 dx = \frac{h}{2}[0+h^3] + \frac{h^2}{12}[0-3h^2]$  令 $f(x) = x^4$ ,代入已求得的求积公式,有  $\int_0^h x^4 dx \neq \frac{h}{2}[0+h^4] + \frac{h^2}{12}[0-4h^3]$  故  $\int_0^h f(x)dx \approx \frac{h}{2}[f(0) + f(h)] + \frac{h^3}{12}[f'(0) - f'(h)]$  有三次代数精度。

#### 二插值型求积公式

#### 基本思想:

用插值多项式 $p_n(x)$ 的积分代替函数f(x)的积分。 设已知互异节点 $\{x_i\}_{i=0}^n$ 上的函数值 $\{f(x_i)\}_{i=0}^n$ 。

得 
$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{i=0}^{n} \left( \int_{a}^{b} l_{i}(x)dx \right) f(x_{i}) + \int_{a}^{b} \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)dx$$

故 
$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i}f(x_{i}) + \int_{a}^{b} \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)dx = I_{n} + E_{n}[f]$$

其中 
$$A_i = \int_a^b l_i(x) dx$$
  $\circ$ 

求积系数由  $A_i = \int_a^b l_i(x) dx$  确定的求积公式 称为插值型求积公式。

定理 n+1个求积节点的数值求积公式是插值型的充要条件是该公式至少有n次代数精度。

证明: 必要性 设求积公式为插值型的。

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

可知:对于任意次数 $\leq n$ 的多项式f(x), $E_n[f] = 0$ 。

故插值型求积公式至少具有n次代数精度。

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} f(x_{i}) + \int_{a}^{b} \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) dx$$

**充分性\*:** 设求积公式 
$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$
 至少具有 $n$ 次代数精度。

则对于不高于n次的多项式,上述等式精确成立。

特别地, 取 
$$f(x) = l_j(x)$$
  $(j = 0,1,\dots,n)$ 

有

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

$$= A_{0}l_{j}(x_{0}) + A_{1}l_{j}(x_{1}) + \dots + A_{n}l_{j}(x_{n})$$

注意  $l_j(x_i) = \delta_{ji}$ 

$$A_j = \int_a^b l_j(x) dx \quad (j = 0, 1, \dots, n)$$

根据插值型求积公式定义知,其求积公式为插值型求积公式。

#### 三 Newton-cotes 公式

将[a,b]分为n等份,其步长h = (b-a)/n,节点  $x_i = a + ih$  ( $i = 0,1,\dots,n$ )。对应的插值型求积公式称为Newton-Cotes求积公式。

由插值型求积公式,可得

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} f(x_{i}) + \int_{a}^{b} \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) dx$$

$$A_{i} = \int_{a}^{b} l_{i}(x)dx = \int_{a}^{b} \frac{\omega_{n+1}(x)}{(x - x_{i})\omega'_{n+1}(x_{i})} dx \qquad (n \neq 0)$$

其中节点等距分布。

# n=0的公式称为中点公式(习题:用Taylor展开推导) $\int_{a}^{b} f(x)dx \approx (b-a)f(\frac{a+b}{2})^{\text{idh}} = M(f)$ 一次代数精度

$$\left| \int_{a}^{b} f(x) dx \approx (b-a) f(\frac{a+b}{2}) \right|^{\frac{1}{2} + \frac{1}{2}} = M(f)$$

一次代数精度。

#### n=1的公式称为梯形公式

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

一次代数精度。

## n=2的公式称为Simpson公式或抛物线公式。

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx (b-a)\left[\frac{1}{6}f(a) + \frac{4}{6}f(\frac{a+b}{2}) + \frac{1}{6}f(b)\right]^{i\Box b} = S(f)$$
 三次代数精度。

#### n=4的公式称为Cotes公式 $(x_i = a_0 + ih \quad (i = 0,1,\dots,4))$

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

$$\approx (b-a)\left[\frac{7}{90}f(x_{0}) + \frac{32}{90}f(x_{1}) + \frac{12}{90}f(x_{2}) + \frac{32}{90}f(x_{3}) + \frac{7}{90}f(x_{4})\right] = C(f)$$
**近**为

记 $A_i = (b-a)c_i^{(n)}$   $(i=0,1,\dots,n)$ ,  $c_i^{(n)}$  称为Cotes系数。

$$\sum_{i=0}^{n} A_i = \underline{b-a}$$
  $\sum_{i=0}^{n} c_i^{(n)} = \underline{1}$  西北工业大学 数统学院 欧阳洁

定理 n为偶数 (节点数n+1为奇数)时,Newton-Cotes求积公式的代数精度至少是n+1;

n为奇数(节点数n+1为偶数)时,Newton-Cotes求积公式的代数精度至少是n。

#### 证明略

#### 广义积分中值定理

如果 f(x), g(x)在区间[a,b]连续,且g(x)在区间 (a,b)不变号,则存在 $\eta \in (a,b)$ ,使得

$$\int_{a}^{b} f(x)g(x)dx = f(\eta) \int_{a}^{b} g(x)dx$$

#### 四几种低阶求积公式的截断误差

① 若f(x)在[a,b]有二阶连续导数,中点求积公式有下列误差估计:

$$E_{M}[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - (b-a)f(\frac{a+b}{2}) = \frac{(b-a)^{3}}{24}f''(\eta) \quad a < \eta < b$$

证: 由Taylor展开式

$$f(x) = f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f'\left(\frac{a+b}{2}\right)\left(x - \frac{a+b}{2}\right) + \frac{f''(\xi)}{2!}\left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 \quad \xi \text{ in } \text{ fix }$$

两边在[a,b]上积分。因 $(x-\frac{a+b}{2})^2$ 在[a,b]上不变号,故由广义积分中值定理知,在(a,b)上存在一点 $\eta$ ,使得:

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = (b-a)f(\frac{a+b}{2}) + \frac{1}{2}f''(\eta)\int_{a}^{b} (x - \frac{a+b}{2})^{2} dx$$

$$= (b-a)f\left(\frac{b+a}{2}\right) + \frac{(b-a)^3}{24}f''(\eta) \quad (a < \eta < b)$$

#### 中点求积公式(n=0)有一次代数精度。

② 若f(x)在[a,b]有二阶连续导数,**梯形求积公式**有下列误差估计:

$$E_{T}[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - \frac{b-a}{2}[f(a) + f(b)] = -\frac{(b-a)^{3}}{12}f''(\eta) \quad a < \eta < b$$

证:由  $E_T[f] = \int_a^b \frac{f''(\xi)}{2!} (x-a)(x-b) dx$   $\xi$ 依赖x 注意 $(x-a)(x-b) \le 0$ ,且 $f^{(2)}(\xi)$ 是[a,b]上依赖于x的连续函数。运用广义积分中值定理,在(a,b)上存在一点 $\eta$ ,使得

$$E_T[f] = \int_a^b \frac{f''(\xi)}{2!} (x-a)(x-b) dx = \frac{f''(\eta)}{2!} \int_a^b (x-a)(x-b) dx$$
$$= -\frac{1}{12} f''(\eta)(b-a)^3 \quad (a < \eta < b)$$

#### 梯形求积公式(n=1)有一次代数精度。

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} f(x_{i}) + \int_{a}^{b} \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) dx$$

③ 若f(x)在[a,b]有四阶连续导数,Simpson公式有下列误差估计:

$$E_{S}[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - \frac{b-a}{6}[f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)]$$
$$= -\frac{(b-a)^{5}}{2880}f^{(4)}(\eta), a < \eta < b$$

证:注意Simpson公式的代数精度为三。构造次数不高于三次的多项式 $H_3(x)$ ,使之满足插值条件:

$$H_{3}(a) = f(a), H_{3}(b) = f(b), H_{3}(\frac{a+b}{2}) = f(\frac{a+b}{2}), H'_{3}(\frac{a+b}{2}) = f'(\frac{a+b}{2})$$

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

$$= \int_{a}^{b} f(x)dx - \frac{b-a}{6}[H_{3}(a) + 4H_{3}(\frac{a+b}{2}) + H_{3}(b)]$$

$$= \int_{a}^{b} f(x)dx - \int_{a}^{b} H_{3}(x)dx \qquad \int_{a}^{b} H_{3}(x)dx = \frac{b-a}{6}[H_{3}(a) + 4H_{3}(\frac{a+b}{2}) + H_{3}(b)]$$

注: 根据 
$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i}f(x_{i}) + \int_{a}^{b} \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)dx$$
,有
$$E_{2}(f) = \int_{a}^{b} \frac{f^{(3)}(\xi)}{3!} (x-a)(x-\frac{a+b}{2})(x-b)dx \text{ , 但此积分无法计算。}$$

$$E_{S}[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - \int_{a}^{b} H_{3}(x)dx = \int_{a}^{b} [f(x) - H_{3}(x)]dx$$

$$= \int_{a}^{b} \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} (x-a)(x-\frac{a+b}{2})^{2} (x-b)dx$$
注意  $(x-a)(x-\frac{a+b}{2})^{2} (x-b) \le 0$ ,且  $f^{(4)}(x)$ 是[a,b]

上的连续函数。运用广义积分中值定理,在(a,b)

$$E_{S}[f] = \frac{f^{(4)}(\eta)}{4!} \int_{a}^{b} (x-a)(x-\frac{a+b}{2})^{2}(x-b)dx = -\frac{(b-a)^{5}}{2880} f^{(4)}(\eta), a < \eta < b$$

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

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

#### Simpson公式(n=2)有三次代数精度。

$$E_{C}[f] = \int_{a}^{b} f(x)dx - (b-a)\left[\frac{7}{90}f(x_{0}) + \frac{32}{90}f(x_{1}) + \frac{12}{90}f(x_{2}) + \frac{32}{90}f(x_{3}) + \frac{7}{90}f(x_{4})\right]$$

$$= -\frac{2}{945}(b-a)(\frac{b-a}{4})^{6}f^{(6)}(\eta) \qquad a < \eta < b$$

Cotes公式有五次代数精度。

#### 五、求积公式的收敛性与稳定性

#### 求积公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{i=0}^{n} A_{i} f(x_{i}) + E_{n}[f]$$

#### 截断误差

$$E_n[f] = \int_a^b f(x) dx - \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

如果  $\lim_{n\to\infty} E_n[f] = 0$  (  $\lim_{n\to\infty} \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) = \int_a^b f(x) dx$  ) , 则称该求积公式收敛。

如果求积公式对函数值的误差不敏感(误差能够控制),则称该**求积公式稳定**。

#### 求积公式稳定的充分条件

设计算 $\{f(x_i)\}_{i=0}^n$ 有绝对误差 $\{e_i\}_{i=0}^n$ ,即

$$f^*(x_i) - f(x_i) = e_i$$
  
 $f(x_i), \quad I(f^*) = \sum_{i=1}^{n} A_i f^*(x_i)$ 

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

$$|e(I_n^*)| = |I_n(f^*) - I_n(f)| = \left|\sum_{i=0}^n A_i f^*(x_i) - \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)\right|$$

$$= \left| \sum_{i=0}^{n} A_i (f^*(x_i) - f(x_i)) \right| = \left| \sum_{i=0}^{n} A_i e_i \right|^{i=0} \le \sum_{i=0}^{n} |A_i| |e_i|$$

记 
$$\varepsilon = \max_{0 \le i \le n} |e_i|$$
 则  $|e(I_n^*)| \le \varepsilon \sum_{i=0}^n |A_i|$ 

若 
$$A_i > 0$$
  $(i = 0, 1, \dots, n)$  有  $\left| e(I_n^*) \right| \le \varepsilon \sum_{i=0}^n A_i = (b - a)\varepsilon$ 

故当求积系数 4, 全为正时, 求积公式稳定。

西北工业大学 数统学院 欧 
$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

## §4 复化求积公式

#### 一复化求积算法

当n≤7时,cotes系数为正;从n=8开始,cotes系 数有正有负(见课本96页)。这会使计算误差得不 到控制,稳定性得不到保证。

计算时通常不采用n较大的Newton-cotes公式, 而是将[a,b]等分为n个小区间 $[x_i,x_{i+1}]$   $i=0,1,\dots,n-1$ , 记h=(b-a)/n。在每个小区间上用低阶Newton-cotes公 式,然后对所有小区间的计算结果求和,这样建立 的求积公式称为**复化(Newton-cotes)求积公式**。

$$a \xrightarrow{h} \underbrace{\phantom{a} }}}}}{\phantom{\phantom{a} \underbrace{\phantom{a} \phantom{a} \underbrace{\phantom{a} \underbrace{\phantom$$

$$a \oint_{x_0}^{h} \int_{x_1}^{b} \int_{x_2}^{x_{i+1}} f(x) dx = \sum_{i=0}^{n-1} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx$$

#### 1 复化梯形公式

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

$$= \sum_{i=0}^{n-1} \frac{h}{2} [f(x_{i}) + f(x_{i+1})] - \frac{h^{3}}{12} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\eta_{i})$$

$$= \frac{h}{2} [f(a) + 2f(x_{1}) + \dots + 2f(x_{n-1}) + f(b)] - \frac{h^{3}}{12} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\eta_{i})$$

$$= T_{n}(f) + E_{T_{n}}(f)$$

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

$$E_{T_n}(f) = I - T_n(f) = -\frac{h^3}{12} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\eta_i)$$
 复化梯形公式的余项

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

若f''(x)在[a,b]连续,设m为f''(x)的最小 值,M为 f''(x) 的最大值,则

$$m \le \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\eta_i) \le M$$

根据连续函数介值定理,在(a,b)定有一点 $\eta$ ,使

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

$$E_{T_n}(f) = -\frac{h^3}{12} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\eta_i) = -\frac{nh}{12} h^2 f''(\eta)$$

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

当被积函数二阶导函数连续时,复化梯形 公式收敛,并且稳定。

$$E_{T_n}(f) = I - T_n = -\frac{h^3}{12} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\eta_i)$$

西北工业大学

#### 2 复化Simpson公式

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

$$= \sum_{i=0}^{n-1} \frac{h}{6} [f(x_{i}) + 4f(x_{i+\frac{1}{2}}) + f(x_{i+1})] - \frac{h^{5}}{2880} \sum_{i=0}^{n-1} f^{(4)}(\eta_{i})$$

$$= \frac{h}{6} [f(a) + 4f(x_{\frac{1}{2}}) + 2f(x_{1}) + 4f(x_{\frac{3}{2}}) + 2f(x_{2}) + 4f(x_{\frac{5}{2}}) + \cdots$$

$$+ 2f(x_{n-1}) + 4f(x_{\frac{(n-1)+\frac{1}{2}}}) + f(b)] - \frac{h^{5}}{2880} \sum_{i=0}^{n-1} f^{(4)}(\eta_{i})$$

$$= \frac{h}{6} [f(a) + 2\sum_{i=1}^{n-1} f(x_{i}) + 4\sum_{i=0}^{n-1} f(x_{i+\frac{1}{2}}) + f(b)] - \frac{h^{5}}{2880} \sum_{i=0}^{n-1} f^{(4)}(\eta_{i})$$

$$= S_{n}(f) + E_{S_{n}}(f)$$

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \frac{b-a}{6} [f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)] - \frac{(b-a)^{5}}{2880} f^{(4)}(\eta) \quad a < \eta < b$$

$$S_n(f) = \frac{h}{6} \left[ f(a) + 2\sum_{i=1}^{n-1} f(x_i) + 4\sum_{i=0}^{n-1} f(x_{i+\frac{1}{2}}) + f(b) \right]$$

 $E_{S_n}(f) = I - S_n(f) = -\frac{h^5}{2880} \sum_{i=0}^{n-1} f^{(4)}(\eta_i)$  复化Simpson公式的余项

若 $f^{(4)}(x)$ 在[a,b]连续,设m为 $f^{(4)}(x)$ 的最小值,

 $M为f^{(4)}(x)$ 的最大值,则有

$$m \le \frac{\sum_{i=0}^{n-1} f^{(4)}(\eta_i)}{n} \le M \qquad f^{(4)}(\eta) = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} f^{(4)}(\eta_i)$$

$$E_{S_n}(f) = -\frac{h^5}{2880} \sum_{i=0}^{n-1} f^{(4)}(\eta_i) = -\frac{h^5}{2880} n \cdot f^{(4)}(\eta)$$

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

当被积函数二阶导函数连续时,复化Simpson

公式收敛, 并且稳定业大学 数统学院 欧阳洁

例: 取5个等距节点(含区间端点), 用复化梯形、复化 Simpson求积公式近似计算 $\int_0^1 e^x dx$ (小数点后至少取4位)。

解: 对于复化梯形公式,
$$h = \frac{1-0}{4} = \frac{1}{4}$$

$$\int_{0}^{1} e^{x} dx \approx \frac{h}{2} (e^{0} + 2e^{\frac{1}{4}} + 2e^{\frac{1}{2}} + 2e^{\frac{3}{4}} + e^{1})$$

$$\approx \frac{0.25}{2} \times (1.00000 + 2 \times 1.28402 + 2 \times 1.64872 + 2 \times 2.11700 + 2.71828)$$

$$\approx 1.7272$$
对于复化Simpson公式, $h = \frac{1-0}{2} = \frac{1}{2}$ 

$$\int_{0}^{1} e^{x} dx \approx \frac{h}{6} (e^{0} + 4e^{\frac{1}{4}} + 2e^{\frac{1}{2}} + 4e^{\frac{3}{4}} + e^{1})$$

$$\approx \frac{0.5}{6} \times (1.00000 + 4 \times 1.28402 + 2 \times 1.64872 + 4 \times 2.11700 + 2.71828)$$

$$\approx 1.7183$$

$$\int_{0}^{1} e^{x} dx = 1.718281828 \cdots$$

$$\int_{0}^{1} e^{x} dx = 1.718281828 \cdots$$
西北工业大学 数统学院 欧阳洁

例:用积分 $\int_{2}^{8} \frac{1}{x} dx = 2 \ln 2$  计算 $\ln 2$ ,且要使所得近似值具有5位有效数字。问用复化梯形公式、复化Simpson公式计算时,至少要取多少个节点?

**#**: 
$$\ln 2 = \frac{1}{2} \int_{2}^{8} \frac{1}{x} dx$$

即  $0.375 < \ln 2 < \ln e$ 

故计算 $\ln 2$ 时,要使误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-5}$ 。

$$\Leftrightarrow |E_{T_n}(f)| \le \frac{(b-a)^3}{12n^2} M_2 = \frac{6^3}{12n^2} \times \frac{1}{8} \le \frac{1}{2} \times 10^{-5}$$

得  $n \ge 670.8203933...$ 

故节点至少应取672个。

$$x_0$$
  $x_1$   $x_2$   $x_n$   $n+1$ 个节点

$$\ln 2 = \frac{1}{2} \int_{2}^{8} \frac{1}{x} dx$$

2 
$$\boxplus E_{S_n}(f) = -\frac{(b-a)}{2880}h^4f^{(4)}(\eta)$$

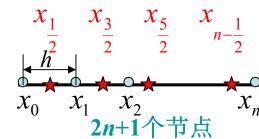
得 
$$\left| E_{S_n}(f) \right| \le \frac{b-a}{2880} h^4 M_4 = \frac{(b-a)^5}{2880 n^4} M_4 \qquad M_4 = \max_{a \le x \le b} \left| f^{(4)}(x) \right|$$

得 
$$M_4 = \max_{2 \le x \le 8} \left| \frac{12}{x^5} \right| = \left| \frac{12}{2^5} \right| = \frac{3}{8}$$

$$|E_{S_n}(f)| \le \frac{(b-a)^5}{2880n^4} M_4 = \frac{6^5}{2880n^4} \times \frac{3}{8} \le \frac{1}{2} \times 10^{-5}$$

得  $n \ge 21.21320343$  ··· n至少应取22。  $\frac{x_1}{2}$   $\frac{x_3}{2}$   $\frac{x_5}{2}$   $\frac{x_5}{2}$   $\frac{x_{n-\frac{1}{2}}}{2}$ 

求积节点至少应取2n+1=45个。



注: 复化型求积公式非插值型求积公式。

### 二区间逐次分半求积法

使用复化求积公式时,

- ① 若事先估计需要的节点个数,需要对被积函数的高阶导数做估计,其工作量可能很大;
- ② 被积函数的高阶导数无法估计时(如被积函数的解析表达式未知),节点数目无法事先估计。
- ③ 即使估计出应采用的节点数目,该节点数有可能偏大,从而增加了不必要的计算量。

实际中常用"事后误差估计"法。

"事后误差估计"法:在步长逐次分半的过程中,反复利用复化求积公式进行计算。并同时查看相继两次计算结果的差值是否达到要求,直到所求得的积分值满足精度要求为止。

用  $T_n(f), S_n(f), C_n(f)$ 和  $T_{2n}(f), S_{2n}(f), C_{2n}(f)$ 分别 表示[a,b] n等份和2n等份时复化梯形求积公式、复化 Simpson求积公式、复化Cotes求积公式的计算结果。

由复化梯形公式,有

$$I(f) = T_n(f) - \frac{b-a}{12}h^2f''(\eta_1) \qquad I(f) = T_{2n}(f) - \frac{b-a}{12}(\frac{h}{2})^2f''(\eta_2)$$
  
假定  $f''(x)$  在  $[a,b]$  上变化不大,即  $f''(\eta_1) \approx f''(\eta_2)$ 

$$\boxed{11} \frac{I(f) - T_n(f)}{\frac{-(b-a)}{12}h^2} \approx \frac{I(f) - T_{2n}(f)}{\frac{-(b-a)}{12}(\frac{h}{2})^2} \qquad \boxed{11} \frac{I(f) - T_n(f)}{I(f) - T_{2n}(f)} \approx 4$$

上式可改写为  $4T_{2n}(f) - T_n(f) \approx 3I(f)$ 

即 
$$I(f) \approx T_{2n}(f) + \frac{1}{3}(T_{2n}(f) - T_n(f))$$
 计算时只需检验  $|T_{2n}(f) - T_n(f)| < \varepsilon$ 是否满足?若不满

足,则再把区间分半进行计算,直到满足要求为止

### 步长折半的复化梯形公式 (T2n与Tn的关系)

**目的:** 利用前一次计算结果以减少重复计算函数值的工作量。

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

$$T_{2n}(f) = \frac{h'}{2} \left( f(a) + 2\sum_{i=1}^{2n-1} f(x'_{i}) + f(b) \right) \quad h' = \frac{h}{2}$$

$$\{x'_{i}\}_{i=1}^{2n-1} : \{x_{1}, x_{1}, x_{3}, x_{2}, \dots, x_{n-1}, x_{n-\frac{1}{2}}\}$$

$$T_{2n}(f) = \frac{1}{2} \cdot \frac{h}{2} \left[ f(a) + f(b) + 2\sum_{i=1}^{n-1} f(x_{i}) + 2\sum_{i=1}^{n} f(x_{i-\frac{1}{2}}) \right]$$

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

称为步长折半(区间这次分半)的复化梯形公式。

西北工业大
$$h' = \frac{h}{2}$$
 烷 欧阳洁

### 步长折半复化梯形公式的实施:

$$T_{1}(f) = \frac{b-a}{2} [f(a)+f(b)]$$

$$a + \frac{b-a}{4} = \frac{a+\frac{b-a}{2}}{a+3\frac{b-a}{4}}$$

$$a + \frac{b-a}{2} = \frac{a+3\frac{b-a}{4}}{a+3\frac{b-a}{8}}$$

$$a + \frac{b-a}{8} = \frac{a+3\frac{b-a}{8}}{a+3\frac{b-a}{8}}$$

$$T_{2}(f) = \frac{1}{2} T_{1}(f) + \frac{b-a}{2} f(a + \frac{b-a}{2})$$

$$T_{4}(f) = \frac{1}{2} T_{2}(f) + \frac{b-a}{4} \left( f(a + \frac{b-a}{4}) + f(a + 3\frac{b-a}{4}) \right)$$

$$T_{8}(f) = \frac{1}{2} T_{4}(f)$$

$$+ \frac{b-a}{8} \left( f(a + \frac{b-a}{8}) + f(a + 3\frac{b-a}{8}) + f(a + 5\frac{b-a}{8}) + f(a + 7\frac{b-a}{8}) \right)$$

$$\vdots$$

### 对**复化Simpson公式**,由

$$I(f) = S_n(f) - \frac{b-a}{2880}h^4 f^{(4)}(\eta_1) \quad I(f) = S_{2n}(f) - \frac{b-a}{2880}(\frac{h}{2})^4 f^{(4)}(\eta_2)$$

假定 $f^{(4)}(x)$ 在[a,b]上变化不大,则  $\frac{I(f)-S_n(f)}{I(f)-S_{2n}(f)} \approx 2^4 = 4^2$ 

$$\exists \int I(f) \approx S_{2n}(f) + \frac{1}{15} (S_{2n}(f) - S_n(f)) = S_{2n}(f) + \frac{1}{4^2 - 1} (S_{2n}(f) - S_n(f))$$

#### 对复化Cotes公式,由

$$I(f) = C_n(f) - \frac{2(b-a)}{945} (\frac{h}{4})^6 f^{(6)}(\eta_1) \quad I(f) = C_{2n}(f) - \frac{2(b-a)}{945} (\frac{h}{8})^6 f^{(6)}(\eta_2)$$

假定 $f^{(6)}(x)$ 在[a,b]上变化不大,则有  $\frac{I(f)-C_n(f)}{I(f)-C_{2n}(f)} \approx 2^6 = 4^3$ 

$$\exists \int I(f) \approx C_{2n}(f) + \frac{1}{63}(C_{2n}(f) - C_n(f)) = C_{2n}(f) + \frac{1}{4^3 - 1}(C_{2n}(f) - C_n(f))$$

# § 5 Romberg求积算法

### 用低精度公式构造高精度公式

对于步长折半的逐步求积过程, 可以运用  $T_{2n}(f)-T_n(f)$ 对  $T_{2n}(f)$ 进行校正,这样能够得到 更好的积分近似值。

实际有 
$$T_{2n}(f) + \frac{1}{3}(T_{2n}(f) - T_n(f)) = \frac{4}{3}T_{2n}(f) - \frac{1}{3}T_n(f) = S_n(f)$$

证明: 记 
$$h = x_{i+1} - x_i$$
, 则

$$S_{n}(f) = \frac{h}{6} [f(x_{0}) + 4f(x_{1}) + 2f(x_{1}) + 4f(x_{3}) + 2f(x_{2})$$

$$+ \dots + 2f(x_{n-1}) + 4f(x_{n-1+\frac{1}{2}}) + f(x_{n})]$$

$$x_{1} \quad x_{3} \quad x_{5} \quad x_{n-\frac{1}{2}}$$

$$x_{1} \quad x_{3} \quad x_{5} \quad x_{n-\frac{1}{2}}$$

$$x_{0} \quad x_{1} \quad x_{2} \quad x_{n}$$

$$x_{1} \quad x_{2} \quad x_{n}$$

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

西北工业大学 数纸子院 欧阳石

$$S_{n}(f) = \frac{h}{6} [2f(x_{0}) + 4f(x_{\frac{1}{2}}) + 4f(x_{1}) + \dots + 4f(x_{n-1}) + 4f(x_{\frac{n-1}{2}}) + 2f(x_{n})]$$

$$-\frac{h}{6} [f(x_{0}) + 2f(x_{1}) + 2f(x_{2}) + \dots + 2f(x_{n-1}) + f(x_{n})]$$

$$X_{\frac{n}{2}} \{x'_{i}\}_{i=1}^{2n-1} : \{x_{\frac{1}{2}}, x_{1}, x_{\frac{3}{2}}, x_{2}, \dots, x_{n-1}, x_{\frac{n-1}{2}}\}$$

$$S_{n}(f) = \frac{2h}{6} [f(a) + f(b) + 2\sum_{i=1}^{2n-1} f(x'_{i})] - \frac{h}{6} [f(a) + f(b) + 2\sum_{i=1}^{n-1} f(x_{i})]$$

$$= \frac{4}{3} \cdot \frac{1}{2} (\frac{h}{2}) [f(a) + 2\sum_{i=1}^{2n-1} f(x'_{i}) + f(b)] - \frac{1}{3} \cdot \frac{h}{2} [f(a) + f(b) + 2\sum_{i=1}^{n-1} f(x_{i})]$$

$$= \frac{4}{3} T_{2n}(f) - \frac{1}{3} T_{n}(f)$$

$$X_{\frac{1}{2}} = \frac{x_{\frac{3}{2}}}{2} \cdot \frac{x_{\frac{5}{2}}}{2} \cdot \frac{x_{\frac{1}{2}}}{2n-1}$$

$$X_{\frac{1}{2}} = \frac{x_{\frac{3}{2}}}{2n-1} \cdot \frac{x_{\frac{1}{2}}}{2n-1} \cdot \frac{x_{\frac{1}{2}}}{2n-1}$$

$$X_{\frac{1}{2}} = \frac{x_{\frac{3}{2}}}{2n-1} \cdot \frac{x_{\frac{1}{2}}}{2n-1} \cdot$$

$$S_n(f) = \frac{h}{6} [f(x_0) + 4f(x_{\frac{1}{2}}) + 2f(x_1) + 4f(x_{\frac{3}{2}}) + \dots + 2f(x_{n-1}) + 4f(x_{\frac{n-1+\frac{1}{2}}}) + f(x_n)]$$

类似可以证明:

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

或 
$$C_n(f) = \frac{4^2}{4^2 - 1} S_{2n}(f) - \frac{1}{4^2 - 1} S_n(f)$$

$$R_n(f) = \frac{64}{63}C_{2n}(f) - \frac{1}{63}C_n(f)$$
 (3)

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

这个公式称为Romberg求积公式。

序列 $\{T_n(f)\}$ , $\{S_n(f)\}$ , $\{C_n(f)\}$ 和 $\{R_n(f)\}$ 分别称为梯形序列,Simpson序列,Cotes序列和Romberg序列。

利用公式(1)、(2)、(3)构成计算积分的数值算法称为Romberg支权复法。

公式(1)、(2)、(3)表明:对复化梯形公式、复化Simpson公式、复化Cotes公式进行线性组合,得到了复化Simpson公式、复化Cotes公式、复化Romberg公式的计算值,从而分别把误差从 $O(h^2)$ 提高到 $O(h^4)$ 、把误差从 $O(h^4)$ 提高到 $O(h^6)$ 、把误差从 $O(h^6)$ 提高到 $O(h^6)$ 。

得到Romberg序列后还可以继续外推而得到新的求积序列。将这些计算结果进行线性组合来提高计算精度的技术称为Richardson外推技术。但由于在新的求积序列中,其线性组合系数分别为:  $\frac{4^m}{4^m-1} \approx 1$   $\frac{1}{4^m-1} \approx 0$ 

即新的求积序列与前一个序列结果相差不大,故通常外推到Romberg序列为止。

## 二 Romberg来积算法的实现

	等分份数 n=2 <sup>k</sup>	$T_{2^k}$	$S_{2^{k-1}}$	$C_{2^{k-2}}$	$R_{2^{k-3}}$
	n=1	$T_1$ (1)			
	n=2	$T_2$ (2)	$S_1$ (3)		
	n=4	$T_4$ (4)	$S_2$ (5)	$C_{1}$ (6)	
	n=8	$T_8$ (7)	$S_4$ (8)	$C_2$ (9)	$R_1$ (10)
	n=16	$T_{16}$ (11)	$S_8$ (12)	$C_4$ (13)	$R_2$ (14)
	n=32	$T_{32}$ (15)	$S_{16}$ (16)	$C_8$ (17)	$R_4$ (18)
	•	•	•	•	•

数

若  $|R_{2n}-R_n|<\varepsilon$  ,停止计算。

西北工业大学 数统学院 欧阳洁

50

## § 6 Gauss型求积公式

给定n+1求积节点,通过选取求积系数,可使插值型求积公式的代数精度达到n或n+1。若求积节点和求积系数共2n+2个待定参数都可以优化选取,则含n+1个求积节点的求积公式有望达到2n+1次代数精度。

### Gauss型求积公式是代数精度最高的求积公式。

例: n个求积节点的**插值型**求积公式,代数精度至少为n-1。n个求积节点的**高斯型**求积公式,代数精度为2(n-1)+1=2n-1。

**定理** n为偶数(节点数n+1为奇数)时,Newton-Cotes求积公式的代数精度至少是n+1; n为奇数(节点数n+1为偶数)时,Newton-Cotes求积公式的代数精度至少是n。



### 1. 复化求积算法

- 》 复化梯形公式、复化Simpson公式及其余项
- 运用复化公式的余项估计求积节点的个数 (或求积节点间距离)
- 》基于误差事后估计法计算积分

### 2. 插值型求积公式

- > 低阶Newton-Cotes公式及其截断误差
- ▶ 插值型公式及低阶Newton-Cotes公式代数精确度的结论
- 〉求积公式代数精度的判别
- > 求积公式的收敛性与稳定性

### 3. Romberg来积算法

- > 步长折半的复化梯形公式
- 》用低精度公式构造高精度公式
- 》用Romberg求积算法计算积分

### 4. 数值微分

- ▶ 用插值法及Taylor级数展开法推导 或证明数值微分公式
- 〉基于常用数值微分公式的计算

### 5\*. Gauss型求积公式

> Gauss型求积公式基本概念