## 五 复化求积公式

高次插值有Runge 现象, 高阶Newton-Cotes公式会出现数值不稳定, 低阶Newton-Cotes公式有时又不能满足精度要求. 解决这个矛盾的办法是将积分区间[a,b]分成若干小区间, 在每个小区间上用低阶求积公式计算, 然后将它们加起来, 这就是复化求积方法.

## > 复化梯形公式:

将[a,b]分成n个相等的子区间[ $x_k$ , $x_{k+1}$ ],这里

$$h = \frac{b-a}{n}, \ x_k = a + kh \quad (k = 0, ..., n)$$

在每个 $[x_k, x_{k+1}]$ 上用梯形公式:

$$I = \int_{a}^{b} f(x)dx = \sum_{k=0}^{n-1} I_{k} = \sum_{k=0}^{n-1} \left\{ \frac{h}{2} [f(x_{k}) + f(x_{k+1})] - \frac{h^{3}}{12} f''(\eta_{k}) \right\}$$
$$= \frac{h}{2} \left[ f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_{k}) + f(b) \right] - \frac{h^{3}}{12} \sum_{k=0}^{n-1} f''(\eta_{k})$$

其中 $\eta_k \in (x_k, x_{k+1})$ ,只要 $f(x) \in C^2[a,b]$ ,则由介值定理知存在 $\eta \in (a,b)$ ,使得

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

因此有

$$I = \frac{h}{2} \left[ f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b) \right] - \frac{b-a}{12} h^2 f''(\eta)$$

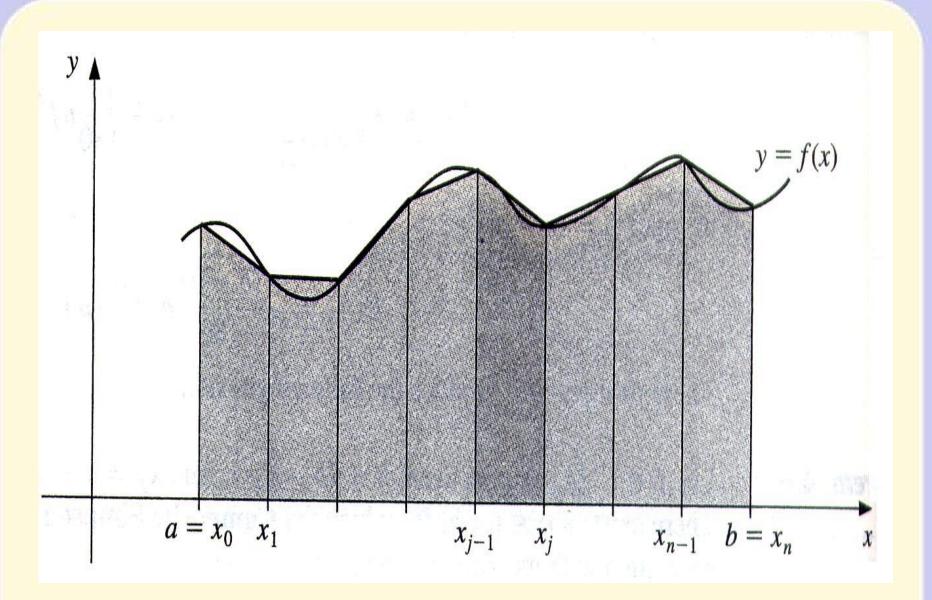
记: 
$$T_n = \frac{h}{2} \left[ f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b) \right]$$

若用 $T_n$ 作为I的近似公式,则称之为复化梯形公式.

余项为:

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

或记为:  $R_1^{(n)}$ 



复化梯形公式积分法

### 收敛性

由上述的误差估计式可知,当  $f(x) \in C^2[a,b]$  时,只要  $h \rightarrow 0$ 时,数列 $T_n(f) \rightarrow I(f)$ ,且收敛速度为二阶 $O(h^2)$ .

但是  $f(x) \in \mathbb{C}^2[a,b]$  条件相对苛刻, 现假定 f(x)在 [a,b]上 Riemann可积, 讨论复化求积公式的收敛性:

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

$$= \frac{1}{2} (\sum_{i=0}^{n-1} f(x_{i}) \triangle x_{i} + \sum_{i=1}^{n} f(x_{i}) \triangle x_{i})$$

$$\lim_{\lambda \to 0} T_{n}(f) = \lim_{n \to \infty} T_{n}(f) = \frac{1}{2} [I(f) + I(f)] = I(f)$$

## > 复化 Simpson 公式:

将[a,b] 2n 等分(偶数份),则

$$x_{2k}$$
  $x_{2k+1}$   $x_{2k+2}$ 

$$h = \frac{b-a}{2n}, \ x_j = a+jh \ (j=0,1,...,2n)$$

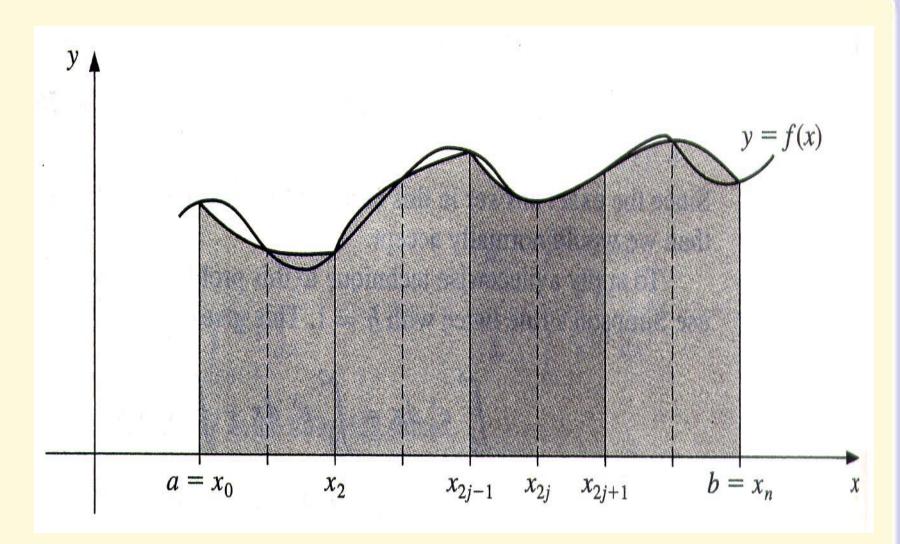
在每两个子区间[ $x_{2k}$ ,  $x_{2k+2}$ ],  $k = 0, 1, \dots, n-1$  上利用Simpson 公式, 则得

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

$$\approx \sum_{k=1}^{n} \frac{h}{3} [f(x_{2k-2}) + 4f(x_{2k-1}) + f(x_{2k})] = S_n(f)$$

称之为复化抛物型公式或复化Simpson公式,可用于求I的近似值,即:

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \frac{h}{3} [f(a) + 4\sum_{k=1}^{n} f(x_{2k-1}) + 2\sum_{k=1}^{n-1} f(x_{2k}) + f(b)]$$



复化Simpson公式积分法

### 误差估计

每个子区间上的误差估计式为

$$R_k(1,f) = -\frac{h^5}{90} f^{(4)}(\eta_k), h = \frac{b-a}{2n}, x_{2k-2} \le \eta_k \le x_{2k}$$

将n个子区间的误差相加得

$$I(f) - S_n(f) = -\frac{h^5}{90} \sum_{k=1}^n f^{(4)}(\eta_k)$$

由闭区间上连续函数的介值性质可知在(a,b)内至少存在一点

$$\eta$$
,使  $f^{(4)}(\eta) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} f^{(4)}(\eta_k)$ 

$$R_2^{(n)} = R[f] = I(f) - S_n(f)$$

$$= -\frac{b - a}{180} f^{(4)}(\eta) h^4 = -\frac{(b - a)^5}{2880n^4} f^{(4)}(\eta), \eta \in (a, b)$$

可见, 当 f(x) 有四阶导数时, 复化Simpson公式具有4 阶收敛.

## ▶ 复化 Cotes 公式:

类似地将[a,b] 4n 等分,可得复化 Cotes 公式

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx C_{n} = \frac{4h}{90} [7f(a) + 32\sum_{k=1}^{n} f(x_{4k-3}) + 12\sum_{k=1}^{n} f(x_{4k-2}) + 32\sum_{k=1}^{n} f(x_{4k-1}) + 14\sum_{k=1}^{n-1} f(x_{4k}) + 7f(b)]$$

其中 
$$h = \frac{b-a}{4n}, x_k = a + kh$$
  $(k = 0, 1, 2, \dots, 4n)$ 

余项为:

$$R_4^{(n)} = R[f] = -\frac{2(b-a)}{945}h^6 f^{(6)}(\eta), \eta \in (a,b)$$

定理1: 设 f(x) 在 [a,b] 上黎曼可积,则当分点无限增多,即  $n \to \infty$  且  $h \to 0$  时,复化梯形公式、复化 Simpson 公式和复化Cotes公式均收敛到积分  $\int_a^b f(x) dx$ 

例1: 对于函数  $f(x) = \frac{\sin x}{x}$  , 试用数据表计算积分

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

解:将区间[0,1]划分为8等分,应用复化梯形法求得:

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

x	f(x)			
0	1			
1/8	0.9973978			
2/8	0.9896158			
3/8	0.9767267			
4/8	0.9588510			
5/8	0.9361556			
6/8	0.9088516			
7/8	0.8771925			
1	0.8414709			

### 应用复化Simpson法计算,得

$$S_4 = \frac{h}{3} \left[ f(a) + 4 \sum_{j=1}^4 f(x_{2j-1}) + 2 \sum_{j=1}^3 f(x_{2j}) + f(b) \right]$$

$$= \frac{1}{8 \times 3} \left[ f(0) + 4 \sum_{k=1}^4 f\left(\frac{2k-1}{8}\right) + 2 \sum_{k=1}^3 f\left(\frac{2k}{8}\right) + f(1) \right]$$

$$= 0.9460832$$

比较上面两个结果T<sub>8</sub>和S<sub>4</sub>,它们都需要提供9个点上的函数值工作量基本相同,然而精度却差别很大.

同积分的准确值 I(f)=0.9460831比较, 复化梯形法的结果 $T_8=0.9456909$ 只有两位有效数字, 而复化Simpson法的结果 $S_4=0.9460832$ 却有六位有效数字.

例2: 对于下面给定的数据表,分别用复化梯形公式和复化 Simpson 公式计算  $\int_{1.8}^{2.6} f(x) dx$  的近似值.

X	1.8	2.0	2.2	2.4	2.6
f(x)	3.12014	4.42569	6.04241	8.03014	10.46675

解:用复化梯形公式可得:

$$\int_{1.8}^{2.6} f(x)dx \approx T_4 = \frac{1}{2} \cdot \frac{2.6 - 1.8}{4} \times [3.12014 + 2 \times (4.42569 + 6.04241 + 8.03014) + 10.46675] = 5.058364$$

用复化Simpson公式可得:

$$\int_{1.8}^{2.6} f(x)dx \approx S_2 = \frac{1}{3} \cdot \frac{2.6 - 1.8}{4} \times [3.12014 + 2 \times 6.04241 + 4 \times (4.42569 + 8.03014) + 10.46675] = 5.033002$$

#### 例3:

- 1. 用2 段Simpson公式(5 节点)计算  $\int_0^4 \frac{1}{1+x^2} dx$  的近似值(计算中取4位有效数字);
- 若使误差不超过 10<sup>-4</sup> ,用复化梯形公式计算该积分至少应取多少个节点?

解: (1) 用2段Simpson公式:

$$\int_{0}^{4} \frac{1}{1+x^{2}} dx \approx S_{2} = \frac{h}{3} \sum_{k=0}^{n-1} [f(x_{2k}) + 4f(x_{2k-1}) + f(x_{2k+2})]$$

$$= \frac{1}{3} \cdot \frac{4-0}{2 \times 2} \times \{f(0) + f(4) + 2f(2) + 4[f(1) + f(3)]\}$$

$$= \frac{1}{3} \{1 + \frac{1}{1+4^{2}} + 2\frac{1}{1+2^{2}} + 4[\frac{1}{2} + \frac{1}{1+3^{2}}]\} = 1.286$$

**(2).** 

$$f'(x) = -\frac{2x}{(1+x^2)^2}, \ f''(x) = \frac{2(3x^2-1)}{(1+x^2)^3}$$

故:  $M_2 = \max_{0 \le x \le 4} |f''(x)| = 2$ 

$$|R_n[f]| = |-\frac{(b-a)^3}{12n^2} f''(\eta)| \le |\frac{4^3}{12n^2} \times 2| \le 10^{-4}, \ n \ge 327$$

所以用复化梯形公式计算该积分至少应取328个节点。

## 六 变步长的求积法(区间逐次分半)

### 变步长的梯形法

在区间[a,b]上取n+1个等距节点,记  $h = \frac{b-a}{n}$ 

由复化梯形公式,得

$$T_n = \frac{h}{2} \sum_{k=0}^{n-1} \left[ f(x_k) + f(x_{k+1}) \right] \tag{1}$$

若精度不够, 把各个小区间再对分, 插进节点

$$x_{k+\frac{1}{2}} = \frac{1}{2}(x_k + x_{k+1})$$

再由复化梯形公式得

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

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

则得计算 $T_{2n}$ 得递推公式:  $T_{2n} = \frac{1}{2}(T_n + H_n)$ 

#### 误差估计:

$$\frac{I - T_n}{h^2} = -\frac{1}{12} \sum_{k=0}^{n-1} h f''(\eta_k) \to -\frac{1}{12} \int_a^b f''(x) dx = -\frac{1}{12} [f'(b) - f'(a)]$$

同理可知 
$$\frac{I - T_{2n}}{\left(\frac{h}{2}\right)^2} \to -\frac{1}{12} \int_a^b f''(x) dx = -\frac{1}{12} [f'(b) - f'(a)]$$

故 
$$\frac{I-T_n}{I-T_{2n}} \approx 4$$
 即  $I \approx T_{2n} + \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n)$ 

这表明,以 $T_{2n}$ 作为I的近似值,其误差近似为( $T_{2n}$ - $T_n$ )/3. 可用于控制误差.

类似地,可推导变步长的Simpson法和Cotes法

对于Simpson公式,则有

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

对于Cotes公式,则有

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

例题见课本P276.

# 七 Rumberg求积算法

由上节知  $\frac{4}{3}T_{2n} - \frac{1}{3}T_n$  可作为I 的更好的近似值. 因而常用此线性组合来逼近I.

$$\tilde{T} = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n = \frac{4}{3} \cdot \frac{h}{4} \sum_{k=0}^{n-1} [f(x_k) + 2f(x_{k+\frac{1}{2}}) + f(x_{k+1})]$$

$$-\frac{1}{3} \cdot \frac{h}{2} \sum_{k=0}^{n-1} [f(x_k) + f(x_{k+1})]$$

$$= \frac{h}{6} \sum_{k=0}^{n-1} [f(x_k) + 4f(x_{k+\frac{1}{2}}) + f(x_{k+1})] = S_n$$

即此线性组合实际上就是抛物型公式  $S_n$ .

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

进一步插入节点,类似地可得Cotes公式与Simpson公式的关系式

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

 $C_n$ 可看作是由 $S_{2n}$ 和  $S_n$  的线性组合的改进值.

继续下去,又有下述Rumberg求积公式

$$R_n = \frac{4^3}{4^3 - 1} C_{2n} - \frac{1}{4^3 - 1} C_n \tag{5}$$

一般地,有

$$T_n^{(m)} = \frac{4^m}{4^m - 1} T_{2n}^{(m-1)} - \frac{1}{4^m - 1} T_n^{(m-1)}, \quad m = 1, 2, 3, \dots$$

称为Rumberg求积公式(或称为线性加速求积公式).

注: 只要 f(x)在[a,b]内充分光滑,上述公式总可以得到I的较好的近似值.这种利用若干个近似值推出更为精确的近似值的方法称为外推法.

序列{ $T_n$ },{ $S_n$ },{ $C_n$ }和{ $R_n$ }分别称为梯形序列、Simpson 序列、Cotes序列和Rumberg序列. 对于Rumberg序列,其线性组合的系数分别为  $\frac{4^m}{4^m-1} \approx 1$  和  $\frac{1}{4^m-1} \approx 0 \ (m \geq 4)$  . 因此新的求积序列与前一个序列结果相差不大. 故通常外推到Rumberg序列为止.

可以证明,每次外推都可以使误差的阶提高2阶.

利用Rumberg序列求积的算法称为Rumberg算法.

### Rumberg算法的计算步骤:

10: 计算 f(a) 和 f(b),由(1)求出  $T_1$ .

**20**: 将[a,b]二等分,计算 $f(\frac{a+b}{2})$ ,由(2)求出 $T_2$ ,由(3)求出 $S_1$ .

30: 将[a,b] 四等分, 计算  $f(a + \frac{b-a}{4})$  及  $f(a + \frac{3(b-a)}{4})$ ,由(2)求出 $T_4$ ,由(3)求出 $S_2$ ,再由(4)求出 $C_1$ .

**40:** 将[a,b] 八等分, 计算  $f(a + \frac{b-a}{4}i)$  (i = 1,3,5,7)由(2) 求出 $T_8$ ,由(3) 求出 $S_4$ ,由(4) 求出 $C_2$ ,再由(5) 求出 $R_1$ .

50: 将区间再次对分,类似于上述计算过程计算 $T_{16}$ , $S_8$ , $C_4$ , $R_2$ .

上述过程依次进行下去,可得  $R_1$ ,  $R_2$ ,  $R_4$ ,  $R_8$ , .... 直到龙贝格序列中前后两项之差的绝对值不超过给定的误差限为止.