

9 数值积分与数值微分 (Numerical Integration and Numerical Differentiation)

- 9.1 引言
- 9.2 插值型求积公式
- 9.3 外推法与Romberg求积公式
- 9.4 Gauss求积公式
- 9.6 数值微分

9.1 引言

在实际问题中，往往会遇到被积函数 $f(x)$ 的原函数无法用初等函数来表示，或函数只能用表格表示，或有的虽然能用初等函数表示，但过分复杂，所有这些情形都需要去建立定积分的近似计算公式。

将定积分近似表为

P283-284

的公式，称为**数值求积公式** (numerical quadrature formula). $a_i (i=0, 1, \dots, n)$ 称为**求积系数**， $x_i (i=0, 1, \dots, n)$ 称为**求积结点**。

$$R_n(f) = \int_a^b f(x) dx - \sum_{i=0}^n a_i f(x_i)$$

称为求积余项。

$$f(x) \approx p(x), \quad \int_a^b f(x) dx \approx \int_a^b p(x) dx$$

插值型求积公式

9.2 插值型求积公式

设 $x_0, x_1, \dots, x_n \in [a, b]$, $p_n(x)$ 是 $f(x)$ 的 n 次 Lagrange 插值多项式。

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n f(x_i) l_{n,i}(x),$$

$$f(x) = p_n(x) + \frac{f^{(n+1)}(\xi(x))}{(n+1)!} w_{n+1}(x)$$

$$w_{n+1}(x) = (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_n), a < \xi(x) < b$$

$$\int_a^b f(x) dx = \int_a^b p_n(x) dx + \int_a^b \frac{f^{(n+1)}(\xi(x))}{(n+1)!} w_{n+1}(x) dx$$

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n f(x_i) l_{n,i}(x), \quad f(x) = p_n(x) + \frac{f^{(n+1)}(\xi(x))}{(n+1)!} w_{n+1}(x)$$

$$w_{n+1}(x) = (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_n), a < \xi(x) < b$$

$$\int_a^b f(x) dx = \int_a^b p_n(x) dx + \int_a^b \frac{f^{(n+1)}(\xi(x))}{(n+1)!} w_{n+1}(x) dx$$

$$= \int_a^b \sum_{i=0}^n f(x_i) l_{n,i}(x) dx + \frac{1}{(n+1)!} \int_a^b f^{(n+1)}(\xi(x)) w_{n+1}(x) dx$$

$$= \sum_{i=0}^n a_i f(x_i) + R_n(f)$$

$$a_i = \int_a^b l_{n,i}(x) dx \quad i = 0, 1, \dots, n$$

插值型求积公式 (Interpolating quadrature formula)

$$I(f) = \int_a^b f(x) dx = I_n(f) + R_n(f) \quad \text{P284}$$

$$I_n(f) = \sum_{i=0}^n a_i f(x_i) \quad (1) \quad \text{其中, 求积系数为}$$

$$a_i = \int_a^b l_{n,i}(x) dx \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (2)$$

$l_{n,i}(x)$ 为 Lagrange 插值基函数: $l_{nj}(x) = \prod_{i=0, i \neq j}^n \frac{x-x_i}{x_j-x_i}$

求积余项为

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

$$= \frac{1}{(n+1)!} \int_a^b f^{(n+1)}(\xi(x)) w_{n+1}(x) dx \quad (3)$$

★★(1) 代数精度(degree of accuracy)★★

P285

定义1 若求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n a_i f(x_i)$ (1),

对 $f(x)=1, x, x^2, x^3, \dots, x^m$, 都等号成立, 即 $R_n(x^i)=0$; 而对于 x^{m+1} 等号不成立, 则称此公式的代数精度为 m .

定义2 若求积公式 (1) 对一切不高于 m 次的多项式 $p(x)$ 都等号成立, 即 $R_n(p)=0$; 而对于 $m+1$ 次多项式等号不成立, 则称此公式的代数精度为 m .

代数精度越高, 公式越精确。

求法 从 $f(x)=1, x, x^2, x^3, \dots$ 依次验证求积公式是否成立, 若第一个不成立的等式是 x^m , 则其代数精度是 $m-1$.

例1: 求积公式的代数精度.

$$\int_0^h f(x)dx \approx h(f(0) + f(h))/2$$

解: 取 $f(x)=1$, 则上述公式 左= h , 右= $h(1+1)/2=h$, 故左=右;

取 $f(x)=x$, 则 左= $h^2/2$, 右= $h(0+h)/2=h^2/2$, 故左=右;

取 $f(x)=x^2$, 则 左= $h^3/3$, 右= $h(0+h^2)/2=h^3/2$

左 \neq 右, 所以求积公式具有1次代数精度。

定理1 $n+1$ 个结点的求积公式 $I_n(f) = \sum_{i=0}^n a_i f(x_i)$ (1)

至少具有 n 次代数精度的充分必要条件是它是插值型的。

证明: (1) 充分性

P285

若求积公式 (1) 是插值型的,

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{j=0}^n a_j f(x_j) + R_n(f)$$

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

当 $f(x)$ 是任何一个不超过 n 次的多项式时, 余项 $R_n(f)=0$.

即, $(n+1)$ 个结点的插值型求积公式至少具有 n 次代数精度。

定理1 求积公式 $I_n(f) = \sum_{i=0}^n a_i f(x_i)$ (1)

至少具有 n 次代数精度的充分必要条件是它是插值型的。

(2) 必要性

若求积公式 (1) 至少具有 n 次代数精度,

则对任意 $\leq n$ 次多项式 f 都有 $I(f) = I_n(f) = \sum_{i=0}^n a_i f(x_i)$

特别

$$I(l_{n,k}(x)) = I_n(l_{n,k}(x)) = \sum_{i=0}^n a_i l_{n,k}(x_i) = \sum_{i=0}^n a_i \delta_{ik} = a_k$$

即

$$a_k = I(l_{n,k}(x)) = \int_a^b l_{n,k}(x) dx$$

所以求积公式 (1) 是插值型求积公式。

(2) 牛顿—柯特斯(Newton-Cotes) 积分

插值型求积公式 $I(f) = \int_a^b f(x)dx = I_n(f) + R_n(f)$

其中, 求积系数为 $I_n(f) = \sum_{i=0}^n a_i f(x_i)$

$$a_i = \int_a^b l_{n,i}(x) dx = \int_a^b \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} dx, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

求积余项为

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

当求积节点等距分布时, 插值型求积公式称为 $(n+1)$ 点-牛顿—柯特斯(Newton-Cotes) 求积公式。

将积分区间 $[a, b]$ n 等分, 节点 x_i 为

$$x_i = a + ih, \quad i=0, 1, 2, \dots, n$$

其中 $h=(b-a)/n$ 。引进变换 $x=a+th, 0 \leq t \leq n$

由公式 (1), 有

$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n a_i f(x_i) \quad (4)$$

其中

$$a_i = \int_a^b \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} dx = h \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{t - j}{i - j} dt = (b-a) c_i^{(n)}$$

$$c_i^{(n)} = \frac{1}{n} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{t - j}{i - j} dt = \frac{(-1)^{n-i}}{i!(n-i)!n} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (t - j) dt \quad (5)$$

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

$c_i^{(n)}$ 称为柯特斯系数。

$$c_i^{(n)} = \frac{1}{n} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{t-j}{i-j} dt = \frac{(-1)^{n-i}}{i!(n-i)!n} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (t-j) dt \quad (5)$$

$i = 0, 1, \dots, n$ $c_i^{(n)}$ 称为柯特斯系数。

于是(n+1)点牛顿—柯特斯求积公式为 **P286-287**

$$\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n a_i f(x_i) = (b-a) \sum_{i=0}^n c_i^{(n)} f(x_i) \quad (6)$$

常用公式: 1) 梯形公式(Trapezoidal Rule)(n=1)

$x_0=a, x_1=b, h=b-a, c_0^{(1)}=c_1^{(1)}=1/2$

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{2} (f(a) + f(b)) \quad (7)$$

n=1, 梯形公式 $\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{2} (f(a) + f(b)) \quad (7)$

它的几何意义是用四边形梯形 x_0ABx_1 的面积代替曲边梯形的面积。

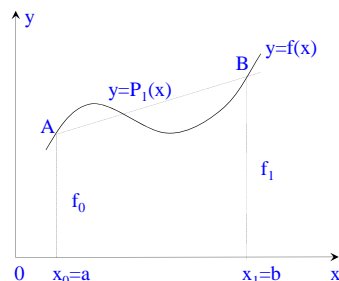


图1

梯形公式的误差

$$R_1(f) = \int_a^b f(x) dx - \frac{b-a}{2} (f(a) + f(b))$$

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

所以, 带误差项的梯形公式是(n=1)

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

2) 辛普森公式(Simpson's Rule) (n=2) **P287**

$x_0=a, x_1=a+h, x_2=b, h=(b-a)/2$,

$c_0^{(2)}=1/6, c_1^{(2)}=2/3, c_2^{(2)}=1/6$, 代入(6)式, 可得

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{6} (f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)) \quad (8)$$

$$R_2(f) = -\frac{1}{90} h^5 f^{(4)}(\eta), \quad a < \eta < b$$

辛普森公式又称为抛物线公式。它的几何意义是用抛物线 $y=P_2(x)$ 围成的曲边梯形面积代替由 $y=f(x)$ 围成的曲边梯形面积(图2)。

带误差项的辛普森公式是

$$\int_{x_0}^{x_2} f(x) dx = \frac{h}{3} (f_0 + 4f_1 + f_2) - \frac{1}{90} h^5 f^{(4)}(\eta)$$

$$x_0 < \eta < x_1 \quad (9)$$

n=2, 辛普森公式

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

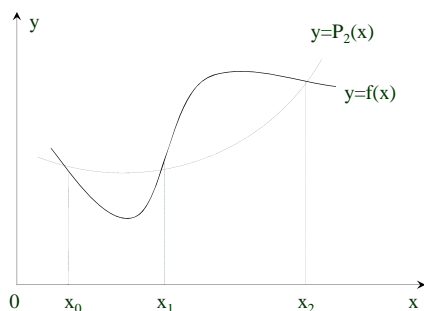


图2

3) 3/8 辛普森公式 (n=3)

(Simpson's Three-Eighths Rule)

$x_0=a, x_1=a+h, x_2=a+2h, x_3=b, h=(b-a)/3$

带余项的3/8辛普森公式为:

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{3h}{8} (f_0 + 3f_1 + 3f_2 + f_3) - \frac{3h^5}{80} f^{(4)}(\xi)$$

$$x_0 < \xi < x_3 \quad (10)$$

4) Cotes 公式 (n=4)

$x_0=a, x_1=a+h, x_2=a+2h, x_3=a+3h, x_4=b, h=(b-a)/4$

带余项的Cotes公式为:

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{2h}{45} (7f_0 + 32f_1 + 12f_2 + 32f_3 + 7f_4) - \frac{8h^7}{945} f^{(6)}(\xi)$$

$$x_0 < \xi < x_4 \quad (11)$$

(n+1)-point Newton-Cotes公式

P287

$$\int_a^b f(x)dx \approx (b-a) \sum_{j=0}^n C_j^{(n)} f(x_j)$$

柯特斯系数

n	$c_i^{(n)}$									
1	1/2	1/2								
2	1/6	4/6	1/6							
3	1/8	3/8	3/8	1/8						
4	7/90	16/45	2/15	16/45	7/90					
5	19/288	25/96	25/144	144/34	25/96	19/288				
6	41/840	9/35	280/105	280/9	35/840	41/840				
7	17280/751	17280/3577	17280/1323	17280/2989	17280/1323	17280/3577	17280/751			
8	989/28350	5888/28350	-928/28350	10496/28350	-4540/28350	10496/28350	-928/28350	5888/28350	989/28350	

(n+1)-point Newton-Cotes公式余项定理

定理2 设 $x_0 = a, x_n = b, h = (b-a)/n$.

(1) 若 $f \in C^{n+2}[a, b]$, n 是偶数。则

P289

$$\int_a^b f(x)dx = (b-a) \sum_{j=0}^n c_j^{(n)} f(x_j) + \frac{h^{n+3}}{(n+2)!} f^{(n+2)}(\xi) \int_0^n t^2(t-1)\cdots(t-n)dt$$

(2) 若 $f \in C^{n+1}[a, b]$, n 是奇数。则

$$\int_a^b f(x)dx = (b-a) \sum_{j=0}^n c_j^{(n)} f(x_j) + \frac{h^{n+2}}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \int_0^n t(t-1)\cdots(t-n)dt$$

例如, $n=2$ 时

$$R_2(f) = \frac{h^5 f^{(4)}(\xi)}{4!} \int_0^2 t^2(t-1)(t-2)dt = -\frac{h^5 f^{(4)}(\xi)}{90}$$

梯形公式($n=1$) $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2}(f(a) + f(b))$

抛物线公式($n=2$) $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{6}(f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b))$

3/8辛普森公式($n=3$) $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{3h}{8}(f_0 + 3f_1 + 3f_2 + f_3)$

Cotes公式($n=4$)

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{2h}{45}(7f_0 + 32f_1 + 12f_2 + 32f_3 + 7f_4)$$

例2 用Trapezoidal Rule与Simpson's Rule

求 $I = \int_1^3 e^{-\frac{x}{2}} dx$ 的近似值。

解: Trapezoidal Rule

$$I = \int_1^3 e^{-\frac{x}{2}} dx \approx \frac{2}{2}(e^{-\frac{1}{2}} + e^{-\frac{3}{2}}) \approx 0.829660819$$

Simpson's Rule

I=0.7668010

$$I = \int_1^3 e^{-\frac{x}{2}} dx \approx \frac{2}{6}(e^{-\frac{1}{2}} + 4e^{-\frac{2}{2}} + e^{-\frac{3}{2}}) \approx 0.766575505$$

例3: 用Newton-Cotes公式计算

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

解: 当 n 取不同值时, 计算结果如下所示。

$I_{\text{真}}=0.9460831$



n	近似结果
1	0.9270354
2	0.9461359
3	0.9461109
4	0.9460830
5	0.9460830

评价数值求积公式优劣有3个指标: 求积余项、代数精确度、数值稳定性。

Newton-Cotes公式的代数精度

定理 求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx I_n(f) = \sum_{j=0}^n a_j f(x_j)$

至少具有 n 次代数精度的充分必要条件是它是插值型的。

即, $(n+1)$ 个结点的插值型求积公式至少具有 n 次代数精度。

由于Newton-Cotes公式是其特殊情形(等距节点), 它的代数精度至少是 n , 还可以证明当 n 为偶数时Newton-Cotes公式的代数精度至少是 $n+1$ 。

取 $f(x)=1$, 有

$$b-a = I(f) = \sum_{j=0}^n a_j \Leftrightarrow \sum_{j=0}^n c_j^{(n)} = 1$$

$$a_i = (b-a) c_i^{(n)}$$

由于Newton-Cotes公式是其特殊情形(等距节点), 它的代数精度至少是n, 还可以证明当n为偶数时Newton-Cotes公式的代数精度至少是n+1.

例如

当n=1时, 梯形公式的求积余项: $R_1(f) = -\frac{(b-a)^3}{12} f''(\xi)$, $a < \xi < b$
它的代数精度为1.

当n=2时, $h=(b-a)/2$, 辛普森公式的求积余项:

$$R_2(f) = -\frac{1}{90} h^5 f^{(4)}(\eta), \quad a < \eta < b \quad \text{它的代数精度为3.}$$

当n=3时, 3/8辛普森公式的求积余项:

$$R_3(f) = -\frac{3h^5}{80} f^{(4)}(\xi), \quad a < \xi < b, h = \frac{b-a}{3}$$

它的代数精度为3.

当n=4时, Cotes公式的求积余项:

$$R_4(f) = -\frac{8h^7}{945} f^{(6)}(\xi), \quad h = \frac{b-a}{4}, a < \xi < b$$

它的代数精度为5.

例3: 选择常数a, 使求积公式

$$\int_0^h f(x) dx \approx h(f(0) + f(h))/2 + ah^2(f'(0) - f'(h))$$

的代数精度尽量高, 并求代数精度次数.

求法 从 $f(x) = 1, x, x^2, x^3, \dots$ 依次验证求积公式是否成立, 若第一个不成立的等式是 x^m , 则其代数精度是 $m-1$.

解: 取 $f(x) = 1$, 则上述公式 左=h, 右=h(1+1)/2=h, 故左=右;

取 $f(x) = x$, 则 左=h²/2, 右=h(0+h)/2=h²/2, 故左=右;

取 $f(x) = x^2$, 则 左=h³/3, 右=h(0+h²)/2 + ah²(-2h) = h³/2 - 2ah³

$$\text{令 } h^3/2 - 2ah^3 = h^3/3, \text{ 得 } a = 1/12$$

$$\int_0^h f(x) dx \approx \frac{h}{2}(f(0) + f(h)) + \frac{h^2}{12}(f'(0) - f'(h))$$

取 $f(x) = x^3$, 则 左=h⁴/4, 右=h(h³)/2 + h²(-3h²)/12 = h⁴/4 = 左;

再取 $f(x) = x^4$ 时, 左=h⁵/4, 右=h⁵/2 + h²(-4h³)/12 = h⁵/6

左≠右, 所以当 $a = 1/12$ 时, 求积公式具有最高3次代数精度.

(3) Newton-Cotes公式的数值稳定性 P289

初步看来似乎n值越大, 精确度越大. 是不是n越大越好呢?

答案是否定的, 可以证明: 当求积系数 $c_i^{(n)} \geq 0$ 时,

舍入误差可以得到控制, 从而求积公式是稳定性的.

但是, 当n=8时, The closed Newton-Cotes公式的系数为:

$$989/28350, \dots, -928/28350, \dots, -4540/28350, \dots$$

已出现负数, 说明当n≥8时, 稳定性将得不到保证, 另一方面 $R_n(f)$ 中有高阶导数, 一般地说, 难以进行误差估计. 因此, 在实际计算中, 不用高阶的牛顿—柯特斯求积公式, 一般我们只取n=1, 2, 4.

(4) 复合求积 (Composite Numerical Integration)

- 从余项的讨论看到, 积分区间缩小, 也可使求积公式的截断误差变小. 因此, 我们经常把积分区间分成若干小区间, 在每个小区间上采用次数不高的插值公式, 如梯形公式或抛物线公式, 构造出相应的求积公式, 然后再把它们加起来得到整个区间上的求积公式, 这就是复合求积公式的基本思想.
- 复合求积公式克服了高次Newton-Cotes公式计算不稳定的问题, 其运算简单且易于在计算机上实现.
- 常用的复合求积公式是复合梯形公式和复合抛物线公式.

复合梯形公式、复合抛物线公式 $I = \int_a^b f(x)dx$

- **复合梯形公式(Composite Trapezoidal rule) P290**
- 把区间 $[a, b]$ n 等分, 取节点 $x_k = a + kh, k=0, 1, \dots, n, h=(b-a)/n$, 对每个小区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 用梯形求积公式, 再累加起来得:

$$I = \int_a^b f(x)dx = \sum_{k=0}^{n-1} \int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n-1} \frac{h}{2} (f(x_k) + f(x_{k+1}))$$

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

内点

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

复合抛物线公式(Composite Simpson rule)

- 令 $n=2m, m$ 为正整数, $h=(b-a)/n$, 在小区间 $[x_{2k-2}, x_{2k}]$ 上
- 用辛普森求积公式, 有: **P290**

$$I = \int_a^b f(x)dx = \sum_{k=1}^m \int_{x_{2k-2}}^{x_{2k}} f(x)dx \approx \sum_{k=1}^m \frac{h}{3} (f(x_{2k-2}) + 4f(x_{2k-1}) + f(x_{2k}))$$

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

偶点 奇点

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

复合积分的误差与收敛阶

定理3 (复合梯形求积公式的误差) 设 $f(x) \in C^2[a, b]$, 则

$$R(f, T_n) = \int_a^b f(x)dx - T_n = -\frac{(b-a)}{12} h^2 f''(\eta)$$

其中 $h=(b-a)/n, x_k=a+kh, k=0, 1, \dots, n, a \leq \eta \leq b$

定理4 (复合抛物线求积公式的误差) 设 $f(x) \in C^4[a, b]$, 则

$$R(f, S_n) = \int_a^b f(x)dx - S_n = -\frac{(b-a)}{180} h^4 f^{(4)}(\eta)$$

$a \leq \eta \leq b$, 其中 $n=2m, h=(b-a)/n$

复合积分的收敛阶

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

定义3 (收敛阶数) 如果一种复合求积公式 I_n 当 $h \rightarrow 0$ 时成立渐进关系式

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{I - I_n}{h^p} = C \quad \text{P291}$$

其中 $C \neq 0$ 为常数, 则称此求积公式是 p 阶收敛.

收敛阶数反映复化求积公式收敛到准确值的快慢程度.

- **复合梯形公式**: $x_k = a + kh, k=0, 1, \dots, n, h=(b-a)/n$,

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

$$R(f, T_n) = I - T_n = -\frac{(b-a)}{12} h^2 f''(\eta) = O(h^2)$$

复化梯形公式是2阶收敛.

定义3 (收敛阶数) 如果一种复合求积公式 I_n 当 $h \rightarrow 0$ 时成立渐进关系式

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{I - I_n}{h^p} = C \quad I = \int_a^b f(x)dx$$

其中 $C \neq 0$ 为常数, 则称此求积公式是 p 阶收敛.

- **复合抛物线公式**: $x_k = a + kh, k=0, 1, \dots, n, h=(b-a)/n$,

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

$$R(f, S_n) = \int_a^b f(x)dx - S_n = -\frac{(b-a)}{180} h^4 f^{(4)}(\eta) = O(h^4)$$

复化Simpson公式是4阶收敛的.

例4 用复合抛物线公式计算 $\int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$, 误差小于 0.5×10^{-6} .

解

$$f(x) = \frac{\sin x}{x} = \int_0^1 \cos tx dt, \quad f^{(k)}(x) = \int_0^1 \frac{d^k}{dx^k} (\cos tx) dt = \int_0^1 t^k \cos(tx + \frac{k\pi}{2}) dt$$

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

$$\therefore |R(f, S_n)| = \frac{1}{180} h^4 |f^{(4)}(\eta)|, \quad \text{这里 } h=1/n, \quad 0 < \eta < 1$$

$$\therefore |R(f, S_n)| \leq \frac{1}{180} \left(\frac{1}{n}\right)^4 \left(\frac{1}{5}\right) \leq \frac{1}{2} \times 10^{-6} \Rightarrow n \geq 6.866$$

$$R(f, S_n) = \int_a^b f(x)dx - S_n = -\frac{(b-a)}{180} h^4 f^{(4)}(\eta)$$

$a \leq \eta \leq b$, 其中 $n=2m, h=(b-a)/n$

因为n取偶数，所以n=2m=8, h=1/8, $x_i=i/8$

$$I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx \approx S_8 \quad I=0.9460831\cdots$$

$$S_8 = \frac{h}{3} [f(0) + 4 \sum_{i=1}^4 f(x_{2i-1}) + 2 \sum_{i=1}^3 f(x_{2i}) + f(1)]$$

$$= \frac{1}{24} [1 + 4 \sum_{i=1}^4 \frac{8 \sin(\frac{2i-1}{8})}{2i-1} + 2 \sum_{i=1}^3 \frac{4 \sin(\frac{i}{4})}{i} + \sin 1] = 0.9460833$$

下面采用同样的节点，按复合梯形公式计算 $I=0.9460831\cdots$

$$I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx \approx T_8 = \frac{h}{2} [f(0) + 2 \sum_{i=1}^7 f(x_i) + f(1)]$$

可证：复化抛物线公式，复化梯形公式是数值稳定的。

$$= \frac{1}{2} [1 + 2 \sum_{i=1}^7 \frac{8 \sin \frac{i}{8}}{i} + \sin 1] = 0.9456911$$

要达到相同的精度，即满足 $|R(f, T_n)| < 0.5 \times 10^{-6}$

$$\text{需要 } |R(f, T_n)| = \frac{1}{12} h^2 |f^{(2)}(\eta)| \leq \frac{1}{12} \left(\frac{1}{n}\right)^2 \left(\frac{1}{3}\right) \leq \frac{1}{2} \times 10^{-6},$$

$$\Rightarrow n \geq 235.7 \quad \text{应取 } n = 236$$

显然，要达到相同的精度，复合梯形公式比复化抛物线公式计算量大得多。

复化抛物线公式是实际问题中，较常用的公式。

作业

习题 9

P324:

1(2), 2, 3(2), 4, 5

上机作业6:

数值实验: 9-1