

第九章 数值积分与数值微分

9.1 数值积分的基本方法

在数学分析中，我们学习过微积分基本定理（**Newton-Leibniz** 公式）：

$$\int_a^b f(x)dx = F(x)\Big|_a^b = F(b) - F(a)$$

其中， $F(x)$ 是被积函数 $f(x)$ 的原函数。随着学习的不断深化，发现 **Newton- Leibniz** 公式有很大的局限性。

首先，遇到的是一类被积函数 $f(x)$ 没有初等函数形式的原函数，如椭圆周长 $L = 4 \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sqrt{1 - a^2 \sin^2 \theta} d\theta$ ，积分 $\int_0^1 e^{-x^2} dx$ 等。

其次，被积函数 $f(x)$ 由表格形式给出，没有解析形式，也无法使用 **Newton-Leibniz** 公式；

第三，常常 $f(x)$ 本身形式并不复杂，而原函数 $F(x)$ 推导十分冗长，且表达式复杂，给计算带来不便。

为克服上述许多缺点，定积分计算的数值求解能弥补上述不足，并可带来令人满意的结果。

积分数值算法的思想是，首先求被积函数 $f(x)$ 的一个逼近函数 $p(x)$ ，即 $f(x) = p(x) + r(x)$ ，这里 $r(x)$ 为误差函数。如果 $p(x)$ 的积分容易求得，我们就用 $p(x)$ 的积分近似代替 $f(x)$ 的积分。

- 由定积分定义

$$\int_a^b f(x)dx = \lim_{\|\Delta x\| \rightarrow 0} \sum_{i=1}^n f(\xi_i) \Delta x_i$$

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

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

(3)求和 $S_n = \sum_{i=1}^n \Delta s_i = \sum_{i=1}^n f(\xi_i) \Delta x_i$

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

$$\lim_{\|\Delta x\| \rightarrow 0} S_n = \lim_{\|\Delta x\| \rightarrow 0} \sum_{i=1}^n f(\xi_i) \Delta x_i = \int_a^b f(x)dx$$

由此想到机械求积公式

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

其中 A_i ($i = 0, 1, \dots, n$) 是权系数, $\sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$ 是 $f(x_i)$ ($i = 0, 1, \dots, n$) 的加权和, 也是 $\int_a^b f(x)dx$ 的近似值。

我们的想法是用 $f(x)$ 的一个近似函数 $p(x)$ 来代替它, 而 $p(x)$ 的积分容易求出, 从而有

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

如果 $p(x)$ 是 $f(x)$ 的插值多项式, 上式就是

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) + R(f) \quad (9.1.1)$$



式(9.1.1)称为数值求积公式。其中 A_k ($k = 0, 1, \dots, n$) 称为求积系数，它仅与 x_k ($k = 0, 1, 2, \dots, n$) 有关，与被积函数 $f(x)$ 无关， x_k ($k = 0, 1, 2, \dots, n$) 称为求积节点，

$$R(f) = \int_a^b f(x)dx - \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) \quad (9.1.2)$$

称为求积余项。

定义 9.1.1 若求积公式(9.1.1)对任意的次数不超过 m 的多项式 $p_m(x)$ 都能准确成立，即 $R(p_m) = 0$ ，而至少对一个 $m+1$ 次的多项式 $p_{m+1}(x)$ 不能准确成立，即 $R(p_{m+1}) \neq 0$ ，则称求积公式(9.1.1)具有 m 次代数精度。

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) + R(f) \quad (9.1.1)$$

事实上，只要验证了 $R(x^k) = 0$ ($k = 0, 1, 2, \dots, m$)，而 $R(x^{m+1}) \neq 0$ ，就知道公式(9.1.1)的代数精度为 m 。

事实上，一个求积公式能对多大次数的多项式 $f(x)$ 成为准确等式，是衡量该公式的精确程度的重要指标

例 9.1.1 求公式

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

的代数精度.

解： 因为

$$\begin{aligned}
 R(x^k) &= \int_a^b x^k dx - \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \\
 &= \frac{1}{k+1} [b^{k+1} - a^{k+1}] - \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]
 \end{aligned}$$

$k=0$ 时, $f(x) \equiv 1$, 有

$$R(x^k) = \frac{1}{0+1} [b-a] - \frac{b-a}{2} [1+1] = 0$$

$k=1$ 时, $f(x) = x$, 有

$$R(x^k) = \frac{1}{1+1} [b^2 - a^2] - \frac{b-a}{2} [a+b] = 0$$

而 $k=2$ 时, $f(x) = x^2$, 有

$$R(x^k) = \frac{1}{2+1} [b^3 - a^3] - \frac{b-a}{2} [a^2 + b^2] = \frac{1}{6} (a-b)^3 \neq 0$$

所以所给公式的代数精度为 1.

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

例 9. 1. 2: 确定参数 x_1, x_2, A_1, A_2 使

$$\int_{-1}^1 f(x)dx = A_1 f(x_1) + A_2 f(x_2)$$

具有最高的代数精度。

解 令 $f(x) = 1, x, x^2, x^3$, 代入求积公式得

$$\begin{cases} A_1 + A_2 = 2 & (1) \end{cases}$$

$$\begin{cases} A_1 x_1 + A_2 x_2 = 0 & (2) \end{cases}$$

$$\begin{cases} A_1 x_1^2 + A_2 x_2^2 = \frac{2}{3} & (3) \end{cases}$$

$$\begin{cases} A_1 x_1^3 + A_2 x_2^3 = 0 & (4) \end{cases}$$



由式(2)及式(4)可得

$$x_1^2 = x_2^2$$

由于 $x_1 \neq x_2$ ，所以 $x_1 = -x_2$ 。代入 (2) 得到 $A_1 = A_2$ ，

再由 (1) 得到

$$A_1 = A_2 = 1$$

一起代入式(3)得到 $x_1^2 = x_2^2 = \frac{1}{3}$ 。于是 $x_1 = -\frac{1}{\sqrt{3}}, x_2 = \frac{1}{\sqrt{3}}$

$$\begin{cases} A_1 + A_2 = 2 & (1) \\ A_1 x_1 + A_2 x_2 = 0 & (2) \\ A_1 x_1^2 + A_2 x_2^2 = \frac{2}{3} & (3) \\ A_1 x_1^3 + A_2 x_2^3 = 0 & (4) \end{cases}$$

总之，我们得到

$$x_1 = -\frac{1}{\sqrt{3}}, x_2 = \frac{1}{\sqrt{3}}, A_1 = 1, A_2 = 1$$

于是有求积公式

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

当 $f(x) = x^4$ 时

$$\int_{-1}^1 f(x)dx = \int_{-1}^1 x^4 dx = \frac{2}{5}$$

$$f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right) = \left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right)^4 + \left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right)^4 = \frac{2}{9}$$

$$R(f) = \int_{-1}^1 x^4 dx - \left[f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right) \right] = \frac{2}{5} - \frac{2}{9} \neq 0$$

所以求积公式

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

具有 3 次代数精度。

例 9. 1. 3: 求 A, B, C 使得

$$\int_{-2h}^{2h} f(x) dx \approx Af(-h) + Bf(0) + Cf(h)$$

达到最大代数精确度。并说明此公式能达到的最大代数精确度为几？

解：依次取 $f(x) = 1, x, x^2$ 得

$$\int_{-2h}^{2h} dx = A + B + C = 4h \quad (1)$$

$$\int_{-2h}^{2h} x dx = -Ah + Ch = 0 \quad (2)$$

$$\int_{-2h}^{2h} x^2 dx = Ah^2 + Ch^2 = \frac{16}{3}h^3 \quad (3)$$

解得: $A = C = \frac{8}{3}h$, $B = -\frac{4}{3}h$

当 $f(x) = x^3$ 时, $\int_{-2h}^{2h} x^3 dx = 0$, 而

$$A(-h)^3 + B0^3 + Ch^3 = 0$$

当 $f(x) = x^4$ 时, $\int_{-2h}^{2h} x^4 dx = \frac{64}{5}h^5$, 而

$$A(-h)^4 + B0^4 + Ch^4 = \frac{16}{3}h^5$$

最大代数精确度为 3。



例9.1.4 试确定求积公式中的系数 A, B, C

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx Af\left(-\frac{1}{2}\right) + Bf(0) + Cf\left(\frac{1}{2}\right),$$

使其代数精度尽量高，并确定代数精度。

解 $x_0 = -\frac{1}{2}, x_1 = 0, x_2 = \frac{1}{2}$. 取 $f(x) = 1, x, x^2$, 我们有

$$\begin{cases} A + B + C = \int_{-1}^1 dx = 2 \\ -\frac{1}{2}A + 0 \times B + \frac{1}{2}C = \int_{-1}^1 x dx = 0 \\ \frac{1}{4}A + 0 \times B + \frac{1}{4}C = \int_{-1}^1 x^2 dx = \frac{2}{3} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} A = \frac{4}{3} \\ B = -\frac{2}{3} \\ C = \frac{4}{3} \end{cases}$$
$$\therefore \int_{-1}^1 f(x)dx \approx \frac{4}{3}f\left(-\frac{1}{2}\right) - \frac{2}{3}f(0) + \frac{4}{3}f\left(\frac{1}{2}\right). \quad (1)$$

取 $f(x) = x^3$, 左=右=0; 取 $f(x) = x^4$, 左 = $\frac{2}{5}$, 右 = $\frac{1}{6}$,

它们不等，所以代数精度为3.



例9.1.5 试确定求积系数A, B, C 使

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx Af(-1) + Bf(0) + Cf(1)$$

具有最高的代数精度

解：分别取 $f(x)=1, x, x^2$ 使求积公式准确成立，即

得如下方程组。

$$\begin{cases} A + B + C = 2 \\ -A + C = 0 \\ A + C = \frac{2}{3} \end{cases}$$

所得求积公式为： $\int_{-1}^1 f(x)dx \approx \frac{1}{3}f(-1) + \frac{4}{3}f(0) + \frac{1}{3}f(1)$

对于 $f(x)=1, x, x^2, x^3$ 都准确成立，对于 $f(x)=x^4$ 就不准确了。所以此求积公式 3 次代数精度。

9.2 等距节点的求积公式

9.2.1 Newton-Cotes(牛顿—柯特斯)求积公式

一、公式的推导

设将积分区间 $[a, b]$ 分成 n 等分, 步长 $h = \frac{b-a}{n}$, 求积节点为

$$x_k = a + kh, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

作 $f(x)$ 的 n 次 Lagrange 插值多项式作为 $f(x)$ 的近似

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

其中

$$l_k(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$$



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

于是有等距节点的求积公式

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &\approx Q_n(f) = \int_a^b p_n(x) dx \\ &= \sum_{k=0}^n \left(\int_a^b l_k(x) dx \right) f(x_k) = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \end{aligned}$$

其中

$$A_k = \int_a^b l_k(x) dx$$

为计算 $A_k = \int_a^b l_k(x) dx$, 我们引进变换 $x = a + th$, 则

$$x - x_j = (a + th) - (a + jh) = (t - j)h$$

$$x_k - x_j = (a + kh) - (a + jh) = (k - j)h$$

$$\begin{aligned} l_k(x) &= l_k(a + th) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{(t - j)h}{(k - j)h} = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{t - j}{k - j} \\ &= \frac{t(t-1) \cdots (t-k+1)(t-k-1) \cdots (t-n)}{k(k-1) \cdots (k-(k-1))(k-(k+1))(k-(k+2)) \cdots (k-n)} \\ &= \frac{t(t-1) \cdots (t-k+1)(t-k-1) \cdots (t-n)}{[k(k-1) \cdots 1][(-1)(-2) \cdots -(n-k)]} \\ &= \frac{t(t-1) \cdots (t-k+1)(t-k-1) \cdots (t-n)}{k!(n-k)!(-1)^{n-k}} \end{aligned}$$

$$l_k(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$$

我们引进变换 $x = a + th$ $0 \leq t \leq n$, 则

$$\begin{aligned}
 A_k &= \int_a^b l_k(x) dx \stackrel{x=a+th}{=} \int_0^n l_k(a+th) h dt \\
 &= \int_0^n \frac{t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n)}{k!(n-k)!(-1)^{n-k}} h dt \\
 &= nh \cdot \frac{(-1)^{n-k}}{k!(n-k)!n} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n) dt \\
 &= (b-a) \cdot \frac{(-1)^{n-k}}{k!(n-k)!n} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n) dt
 \end{aligned}$$

记 $C_n^{(k)} = \frac{A_k}{b-a} = \frac{(-1)^{n-k}}{k!(n-k)!n} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n) dt$

则 $C_n^{(k)}$ 与 h 无关, 可事先求出, 并且

C_k 称为 Newton-Cotes 系数, 它与积分节点和积分区间无直接关系, 只与插值的节点数有关。

$$Q(f) = (b-a) \sum_{k=0}^n C_n^{(k)} f(x_k) \quad (9.2.1)$$

$$Q_n(f) = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \quad l_k(x) \stackrel{x=a+th}{=} \frac{t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n)}{k!(n-k)!(-1)^{n-k}}$$

式(9.2.1)称为**牛顿—柯特斯(Newton-Cotes)求积公式**。 A_k 为求积系数， $C_n^{(k)}$ 称为**柯特斯系数**。给定 n 即可求出 $C_n^{(k)}$ 。

注意：当 $f(x)=1$ 时，求积公式(9.2.1)精确成立，所以有：

$$b-a = (b-a) \sum_{k=0}^n C_n^{(k)} \quad \text{故对每一个 } n \text{ 有: } \sum_{k=0}^n C_n^{(k)} = 1$$

当 $n=1$ 时，仅有两个节点：

$$C_1^{(0)} = \frac{(-1)^{1-0}}{1 \times 0! \times (1-0)!} \int_0^1 (t-1) dt = \frac{-1}{1} \frac{(t-1)^2}{2} \Big|_0^1 = \frac{1}{2}$$

$$C_1^{(1)} = \frac{(-1)^{1-1}}{1 \times 1! \times (1-1)!} \int_0^1 (t-0) dt = \frac{1}{1} \frac{t^2}{2} \Big|_0^1 = \frac{1}{2}$$

$$Q(f) = \int_a^b f(x) dx \approx (b-a) \sum_{k=0}^n C_n^{(k)} f(x_k) \quad (9.2.1)$$

$$C_n^{(k)} = \frac{(-1)^{n-k}}{k!(n-k)!n} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n) dt$$

当 $n = 2$ 时

$$\begin{aligned}C_2^{(0)} &= \frac{(-1)^{2-0}}{2 \times 0! \times (2-0)!} \int_0^2 (t-1)(t-2) dt \\&= \frac{1}{4} \int_0^2 [(t-2)^2 + (t-2)] dt \\&= \frac{1}{4} \left[\frac{1}{3} (t-2)^3 + \frac{1}{2} (t-2)^2 \right] \Big|_0^2 = \frac{1}{6}\end{aligned}$$

同理可得

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

$$C_n^{(k)} = \frac{(-1)^{n-k}}{k!(n-k)!n} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n) dt$$

常用的牛顿-柯特斯系数

n	$C_n^{(k)}$								
1	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$							
2	$\frac{1}{6}$	$\frac{4}{6}$	$\frac{1}{6}$						
3	$\frac{1}{8}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{1}{8}$					
4	$\frac{7}{90}$	$\frac{32}{90}$	$\frac{12}{90}$	$\frac{32}{90}$	$\frac{7}{90}$				
5	$\frac{19}{288}$	$\frac{75}{288}$	$\frac{50}{288}$	$\frac{50}{288}$	$\frac{75}{288}$	$\frac{19}{288}$			
6	$\frac{41}{840}$	$\frac{216}{840}$	$\frac{27}{840}$	$\frac{272}{840}$	$\frac{27}{840}$	$\frac{216}{840}$	$\frac{41}{840}$		
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	$\frac{989}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$	$\frac{-928}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$\frac{-4540}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$\frac{-928}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$	$\frac{989}{28350}$



几个常见的Newton-Cotes求积公式

(1) 梯形求积公式 ($n=1$)

这时

$$C_1^{(0)} = \frac{(-1)^{1-0}}{1 \times 0! \times (1-0)!} \int_0^1 (t-1) dt = \frac{-1}{1} \frac{(t-1)^2}{2} \Big|_0^1 = \frac{1}{2}$$

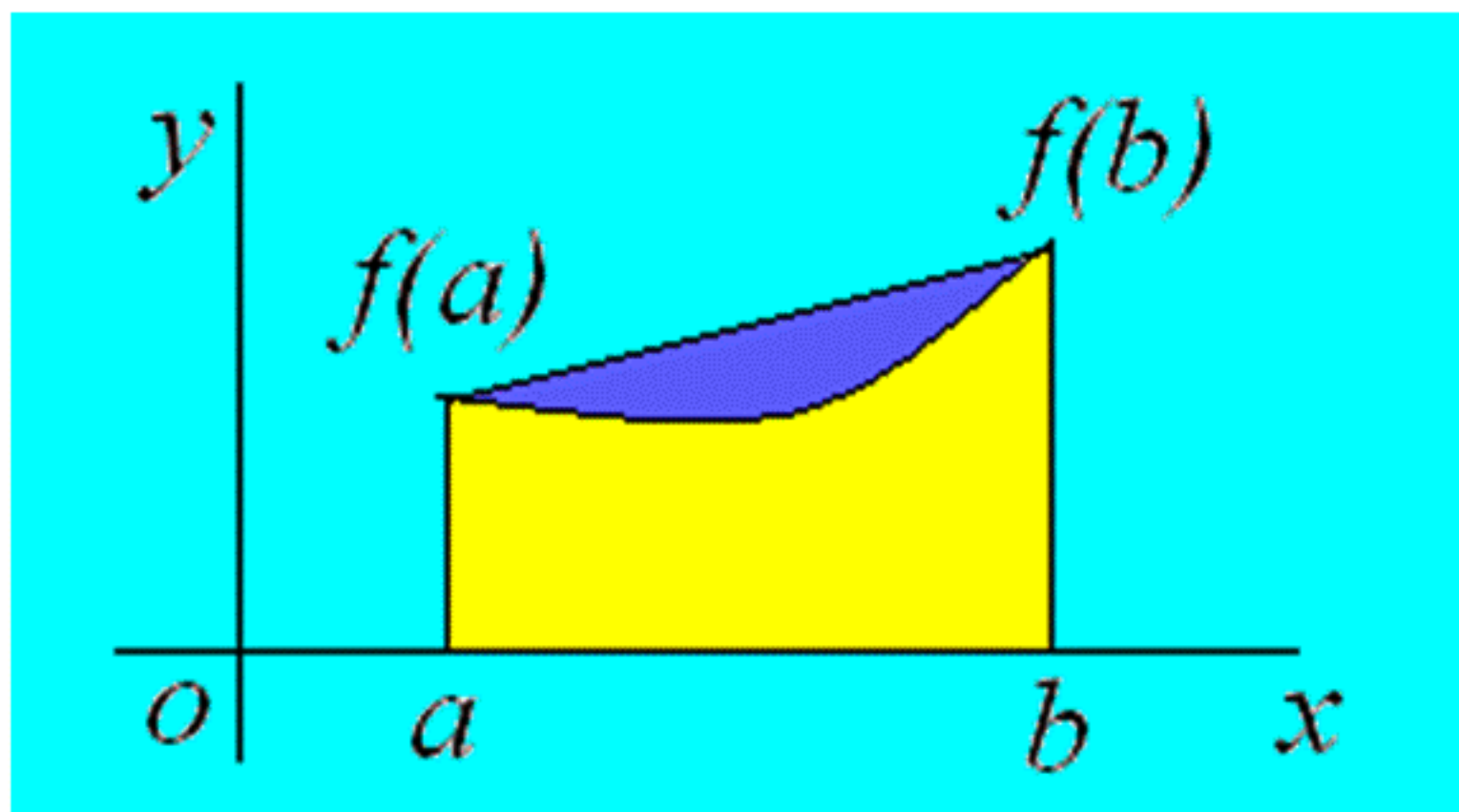
$$C_1^{(1)} = \frac{(-1)^{1-1}}{1 \times 1! \times (1-1)!} \int_0^1 (t-0) dt = \frac{1}{1} \frac{t^2}{2} \Big|_0^1 = \frac{1}{2}$$

$$Q_1(f) = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

$$Q(f) = \int_a^b f(x) dx \approx (b-a) \sum_{k=0}^n C_n^{(k)} f(x_k) \quad (9.2.1)$$

$$C_n^{(k)} = \frac{(-1)^{n-k}}{k!(n-k)!n} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n) dt$$

它的几何意义是用梯形面积代替曲边梯形的面积



(2) 辛普生(Simpson)公式 ($n=2$): 这时

$$C_2^{(0)} = \frac{(-1)^{2-0}}{2 \times 0! \times (2-0)!} \int_0^2 (t-1)(t-2)dt = \frac{1}{6}$$

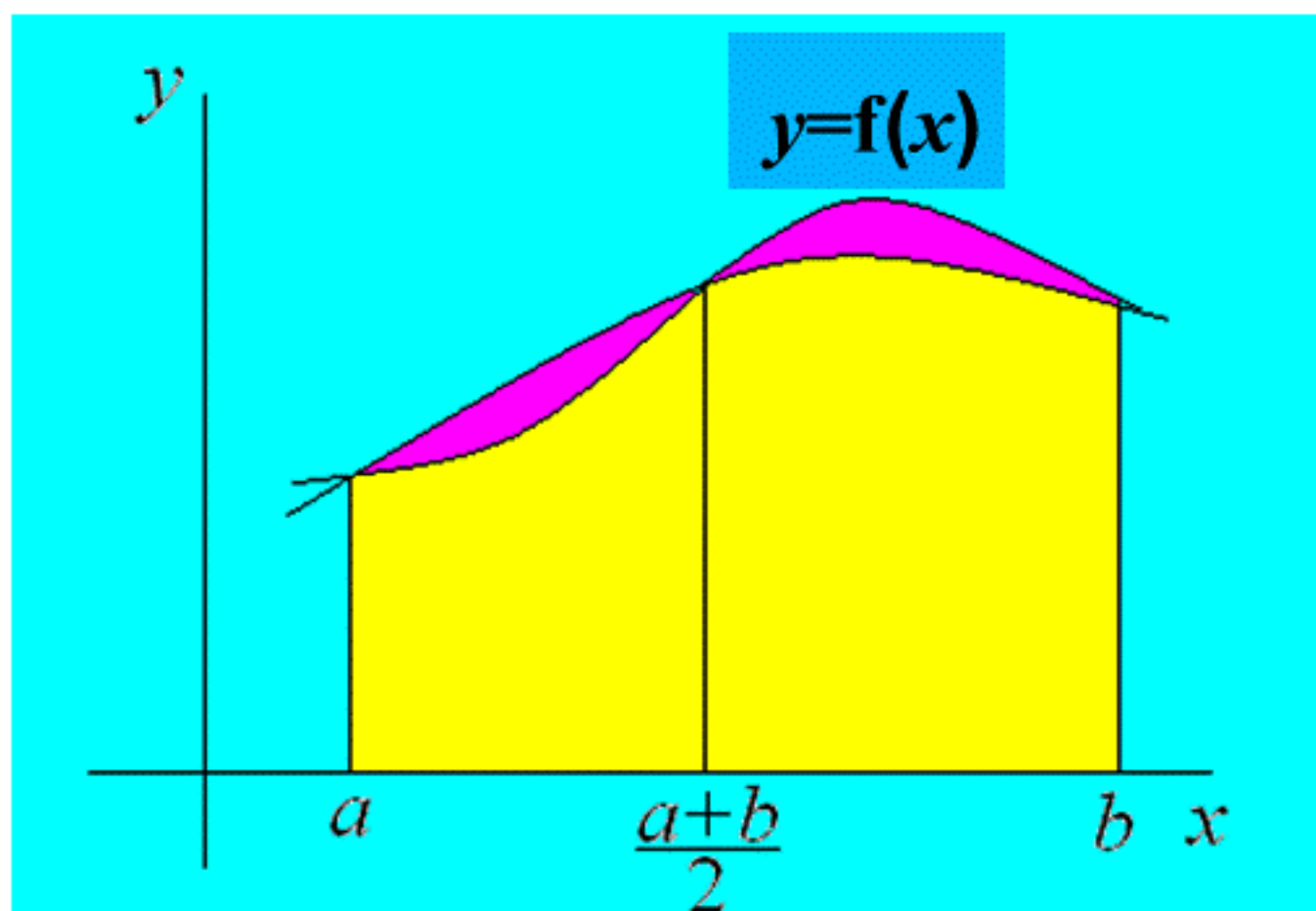
$$C_2^{(1)} = \frac{4}{6}, \quad C_2^{(2)} = \frac{1}{6}$$

$$Q_2(f) = \frac{b-a}{6} \left(f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right)$$

$$C_k = \frac{(-1)^{n-k}}{k!(n-k)!n} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n)dt$$

$$Q(f) = \int_a^b f(x)dx \approx (b-a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k) \quad (9.2.1)$$

它的几何意义是用抛物线围成的曲边梯形面积代替
以 $y = f(x)$ 曲边梯形的面积



(3) 辛普生(Simpson)的 $\frac{3}{8}$ 公式 ($n=3$)

$$\text{因为 } C_3^{(0)} = \frac{1}{8}, C_3^{(1)} = \frac{3}{8}, C_3^{(2)} = \frac{3}{8}, C_3^{(3)} = \frac{1}{8}$$

$$\begin{aligned}\text{所以 } Q_3(f) &= \frac{b-a}{8} (f(x_0) + 3f(x_1) + 3f(x_2) + f(x_3)) \\ &= \frac{b-a}{8} (f(a) + 3f(a+h) + 3f(a+2h) + f(b))\end{aligned}$$

$$\text{其中 } h = \frac{b-a}{3}.$$

常用的牛顿-柯特斯系数

n	$C_n^{(k)}$			
3	$\frac{1}{8}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{1}{8}$

(4) Cotes 公式 ($n = 4$)

因为 $C_4^{(0)} = \frac{7}{90}, C_4^{(1)} = \frac{32}{90}, C_4^{(2)} = \frac{12}{90}, C_4^{(3)} = \frac{32}{90}, C_4^{(4)} = \frac{7}{90}$

所以 $\int_a^b f(x)dx = Q_4(f) + R_C(f)$

且
$$Q_4(f) = \frac{b-a}{90} (7f(x_0) + 32f(x_1) + 12f(x_2) + 32f(x_3) + 7f(x_4))$$
$$= \frac{b-a}{90} (7f(a) + 32f(a+h) + 12f(a+2h) + 32f(a+3h) + 7f(b))$$

其中 $h = \frac{b-a}{4}$ 。

常用的牛顿—柯特斯系数

n	$C_n^{(k)}$				
4	$\frac{7}{90}$	$\frac{32}{90}$	$\frac{12}{90}$	$\frac{32}{90}$	$\frac{7}{90}$

9.2.2 Newton-Cotes公式的截断误差及代数精度

首先，由于 **Lagrange** 插值多项式 $p_n(x)$ 的余式有如下估计式

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

其中， $\xi \in (a, b)$ ，所以求积公式的余项为

$$\begin{aligned} R(f) &= \int_a^b [f(x) - p_n(x)] dx \\ &= \int_a^b \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) dx = \int_a^b \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{j=0}^n (x - x_j) dx \end{aligned}$$



定理9.2.1 设

$$R(f) = \int_a^b f(x)dx - Q_n(f) \quad (9.2.4)$$

为Newton-Cotes公式的余项, $h = \frac{b-a}{n}$, 则有

$$R(f) = \begin{cases} \frac{h^{n+3} f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^n t^2 (t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \frac{h^{n+2} f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases}$$

其中 $\eta \in [a, b]$ (*)

就是说, $n+1$ 个节点的 Newton-Cotes 公式至少有 n 次代数精度。若 n 为偶数, 则求积公式的代数精度为 $n+1$ 。

由于 $h = \frac{b-a}{n}$ ，所以上页公式即：

$$R(f) = \begin{cases} \left(\frac{b-a}{n}\right)^{n+3} \frac{f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^n t^2(t-1)\cdots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \left(\frac{b-a}{n}\right)^{n+2} \frac{f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases}$$

$$R(f) = \begin{cases} \frac{h^{n+3} f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^n t^2(t-1)(t-2)\cdots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \frac{h^{n+2} f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)(t-2)\cdots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases}$$

今在简单的情况下推导上面的公式。

$n=1$ 时, 得到梯形公式。由于 $f(x)$ 的插值公式的余项为

$$\frac{f''(\xi)}{2!} \omega_2(x) = \frac{f''(\xi)}{2!} (x-x_0)(x-x_1) = \frac{f''(\xi)}{2!} (x-a)(x-b) \text{ 所以}$$

$$\int_a^b f(x)dx - \int_a^b p_1(x)dx = \int_a^b \frac{f''(\xi)}{2!} (x-a)(x-b)dx$$

即

$$R(f) = \int_a^b \frac{f''(\xi)}{2!} (x-a)(x-b)dx = \frac{f''(\eta)}{2!} \int_a^b (x-a)(x-b)dx$$

$$\stackrel{\text{令 } x=a+th}{=} \frac{f''(\eta)}{2!} \int_0^1 (th)(th-h)h dt = \frac{h^3 f''(\eta)}{2!} \int_0^1 t(t-1)dt = -\frac{f''(\eta)}{12} (b-a)^3$$

$$R(f) = \int_a^b \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{j=0}^n (x-x_j) dx$$

$$R(f) = \begin{cases} \frac{h^{n+3} f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^1 t^2(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \frac{h^{n+2} f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^1 t(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases} \quad (*)$$

就是说, $(*)$ 式在 $n = 1$ 时成立。当然, 进一步计算得

$$R(f) = \frac{h^3 f''(\eta)}{2!} \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{2} \right) = -\frac{h^3 f''(\eta)}{12} = -\frac{(b-a)^3 f''(\eta)}{12}, \quad \eta \in [a, b]$$

$n = 2$ 时, 公式的推导见关治、陆金甫《数值分析基础》(高等教育出版社, 1998) 173-174 页。又见李庆扬等《数值分析基础》, 一般情形的证明见 Isaacson, E. and H. B. Keller, Analysis of Numerical Methods, John Wiley & Sons, New York, 1966.

$$R(f) = \begin{cases} \frac{h^{n+3} f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^n t^2(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \frac{h^{n+2} f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases} \quad (*)$$



(1) 梯形积分公式的余项公式

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

(2) Simpson公式的余项公式 (n=2)

$$R(f) = -\frac{h^5}{90} f^{(4)}(\eta) = -\frac{(b-a)^5}{2880} f^{(4)}(\eta), \quad \eta \in [a, b]$$

$$h = \frac{b-a}{2}$$

(3) 令n=4得Cotes求积公式的截断误差

$$R(f) = -\frac{8}{945} h^7 f^{(6)}(\eta) = -\frac{8}{945} \left(\frac{b-a}{4} \right)^7 f^{(6)}(\eta)$$

$$= -\frac{(b-a)^7}{1935360} f^{(6)}(\eta), \quad \eta \in [a, b] \quad h = \frac{b-a}{4}$$

$$R(f) = \begin{cases} \left(\frac{b-a}{n} \right)^{n+3} \frac{f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^n t^2(t-1)\cdots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \left(\frac{b-a}{n} \right)^{n+2} \frac{f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases}$$

$$R(f) = \begin{cases} \frac{h^{n+3} f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^n t^2(t-1)(t-2)\cdots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \frac{h^{n+2} f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)(t-2)\cdots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases} \quad (*)$$

(2) Simpson公式的余项公式 (n=2)

$$R(f) = -\frac{h^5}{90} f^{(4)}(\eta) = -\frac{(b-a)^5}{2880} f^{(4)}(\eta), \eta \in [a, b], h = \frac{b-a}{2}$$

计算如下:

$$\begin{aligned} R(f) &= \frac{h^{2+3} f^{(2+2)}(\eta)}{(2+2)!} \int_0^2 t^2(t-1)(t-2)dt = \frac{h^5 f^{(4)}(\eta)}{24} \int_0^2 (t^4 - 3t^3 + 2t^2)dt \\ &= \frac{h^5 f^{(4)}(\eta)}{24} \left(\frac{32}{5} - 3 \times \frac{16}{4} + 2 \times \frac{8}{3} \right) = \frac{h^5 f^{(4)}(\eta)}{24} \left(-\frac{4}{15} \right) = -\frac{h^5}{90} f^{(4)}(\eta) \end{aligned}$$

用 $h = \frac{b-a}{2}$ 代入得到

$$R(f) = -\frac{1}{90} \left(h = \frac{b-a}{2} \right)^5 f^{(4)}(\eta) = -\frac{(b-a)^5}{2880} f^{(4)}(\eta)$$

$$R(f) = \begin{cases} \frac{h^{n+3} f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^n t^2(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \frac{h^{n+2} f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases} \quad (*)$$

(3) Cotes 公式($n=4$)的截断误差

$$R(f) = -\frac{8}{945}h^7 f^{(6)}(\eta) = -\frac{(b-a)^7}{1935360} f^{(6)}(\eta)$$

计算如下:

$$\begin{aligned} R(f) &= \frac{h^7 f^{(6)}(\eta)}{6!} \int_0^4 t^2(t-1)(t-2)(t-3)(t-4)dt = \\ &= \frac{h^7 f^{(6)}(\eta)}{720} \int_0^4 (t^6 - 10t^5 + 35t^4 - 50t^3 + 24t^2)dt \\ &= \frac{h^7 f^{(6)}(\eta)}{720} \left(\frac{16384}{7} - \frac{40960}{6} + \frac{35840}{5} - \frac{12800}{4} + \frac{1536}{3} \right) \\ &= \frac{h^7 f^{(6)}(\eta)}{720} \times \frac{(-640)}{105} = -\frac{8}{945}h^7 f^{(6)}(\eta) \end{aligned}$$

用 $h = \frac{b-a}{4}$ 代入得到最后结果。

$$R(f) = \begin{cases} \frac{h^{n+3} f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_0^n t^2(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为偶数}) \\ \frac{h^{n+2} f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)(t-2)\dots(t-n)dt & (n \text{ 为奇数}) \end{cases} \quad (*)$$

例题：分别用梯形公式、辛卜生公式和柯特斯公式计算定

积分 $\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx$ 的近似值 (计算结果取 5 位有效数字)

(1) 用梯形公式计算

$$\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx \approx \frac{1-0.5}{2} [f(0.5) + f(1)] = 0.25 \times [0.70711 + 1] = 0.4267767 = 0.426777$$

(2) 用辛卜生公式

$$\begin{aligned} \int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx &\approx \frac{1-0.5}{6} [\sqrt{0.5} + 4 \times \sqrt{(0.5+1)/2} + \sqrt{1}] \\ &= \frac{1}{12} \times [0.70711 + 4 \times 0.86603 + 1] = 0.43093403 = 0.43093 \end{aligned}$$

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

(3) 用柯特斯公式计算, 系数为

$$\frac{7}{90}, \frac{32}{90}, \frac{12}{90}, \frac{32}{90}, \frac{7}{90}$$

$$\begin{aligned}\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx &\approx \frac{1-0.5}{90} [7 \times \sqrt{0.5} + 32 \times \sqrt{0.625} + 12 \times \sqrt{0.75} + 32 \times \sqrt{0.875} + 7 \times \sqrt{1}] \\ &= \frac{1}{180} \times [4.94975 + 25.29822 + 10.39223 + 29.93326 + 7] = 0.43096\end{aligned}$$

积分的准确值为

$$\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx = \frac{2}{3} x^{\frac{3}{2}} \Big|_{0.5}^1 = 0.43096441$$

可见, 三个求积公式的精度逐渐提高。

例题： 用辛卜生公式和柯特斯公式计算定积分

$$\int_1^3 (x^3 - 2x^2 + 7x - 5)dx$$

的近似值, 并估计其误差 (计算结果取5位小数)

解： 辛卜生公式

$$S \approx \frac{b-a}{6} \left[f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right] = \frac{3-1}{6} [1 + 4 \times 9 + 25] = \frac{62}{3} = 20\frac{2}{3}$$

由于 $f(x) = x^3 - 2x^2 + 7x - 5$ $f^{(4)}(x) = 0$

由辛卜生公式余项

$$R(f) = \frac{(b-a)^5}{2880} f^{(4)}(\eta), \quad \eta \in [a, b]$$

知其误差为 $R(f) = 0$



解:柯特斯公式

$$\begin{aligned}C &\approx \frac{3-1}{90} [7f(1) + 32f(1.5) + 12f(2) + 32f(2.5) + 7f(3)] \\&= \frac{1}{45} \left[7 + 32 \times \frac{35}{8} + 12 \times 9 + 32 \times \frac{125}{8} + 7 \times 9 \right] = 20\frac{2}{3}\end{aligned}$$

知其误差为 $R(f) = 0$

该定积分的准确值是 $I = 20\frac{2}{3}$ ，这个例子告诉我们，对于这个积分，当 $n \geq 2$ 时，公式都是精确的，这是由于辛卜生公式具有三次代数精度，柯特斯公式具有五次代数精度，它们对被积函数为三次多项式当然是精确成立的。

9.2.3 Newton-Cotes公式的数值稳定性

算法的数值稳定性的概念：一个算法，如果在执行过程中，舍入误差在一定条件下能得到控制，则称为是数值稳定的，否则说其是不稳定的。具体来说，设给定的算法在执行某一步时产生的误差为 ε ，相继 n 步之后其引起的误差为 ε_n ，若 $|\varepsilon_n| \leq C|\varepsilon|$ ，其中 C 是与 n 无关的常数，则称误差增长是线性级的，此时也称算法是数值稳定的。

现在来考察 Newton Cotes 求积公式的数值稳定性。设计算 $f(x_k)$ 时产生的舍入误差为 ε_k ，假定计算 $C_n^{(k)}$ 没有误差，则计算

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

后所产生的误差为

$$\eta_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_n^{(k)} \varepsilon_k$$



于是
$$|\eta_n| \leq (b-a) \sum_{k=0}^n |C_n^{(k)}| |\varepsilon_k|$$

若记
$$\delta_n = \sum_{k=0}^n |C_n^{(k)}|, \quad \varepsilon = \max |\varepsilon_k|$$

则有
$$|\eta_n| \leq (b-a) \delta_n \varepsilon$$

显然若 Cotes 系数 $C_n^{(k)}$ 恒正, 则有:

$$\delta_n = \sum_{k=0}^n |C_n^{(k)}| = \sum_{k=0}^n C_n^{(k)} = 1$$

$$|\eta_n| \leq (b-a) \varepsilon$$



即此时误差的增长是线性级的，从而当 Cotes 系数 $C_n^{(k)}$ 恒正时 Newton-Cotes 求积公式是数值稳定的。

从 Newton-Cotes 系数表可以看出，当 $n \leq 7$ 时，Cotes 系数 $C_n^{(k)}$ 恒正，当 $n \geq 8$ 时，Cotes 系数 $C_n^{(k)}$ 出现了负数， $\sum_{k=0}^n |C_n^{(k)}|$ 随 n 增大，从而舍入误差随 n 增大。所以，当 $n \geq 8$ 时算法不稳定。因此当 $n \geq 8$ 时 Newton-Cotes 公式是不用的。

n	$C_n^{(k)}$							
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	$\frac{19}{288}$	$-\frac{25}{16}$	$\frac{25}{144}$	$-\frac{25}{144}$	$\frac{25}{96}$	$-\frac{19}{288}$		
6	$\frac{41}{840}$	$-\frac{9}{20}$	$\frac{9}{280}$	$-\frac{34}{105}$	$\frac{9}{280}$	$-\frac{9}{35}$	$\frac{41}{840}$	
7	$\frac{751}{17280}$	$-\frac{3177}{17280}$	$\frac{1323}{17280}$	$-\frac{2989}{17280}$	$\frac{2989}{17280}$	$-\frac{1323}{17280}$	$\frac{3177}{17280}$	$\frac{751}{17280}$
8	$\frac{989}{28350}$	$-\frac{5888}{28350}$	$-\frac{928}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$-\frac{4540}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$-\frac{928}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$

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

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

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{8} (f(a) + 3f(a+h) + 3f(a+2h) + f(b))$$

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{90} (7f(a) + 32f(a+h) + 12f(a+2h) + 32f(a+3h) + 7f(b))$$

例： 计算 $I = \int_1^2 \frac{1}{x} dx$ 。

解： 由 *Newton-Leibniz* 公式得

$$I = \int_1^2 \frac{1}{x} dx = \ln 2 = 0.69314718$$

由梯形公式 $I = \frac{2-1}{2} (\frac{1}{1} + \frac{1}{2}) = 0.75$;

由 *Simpson* 公式 $I = \frac{2-1}{6} (\frac{1}{1} + 4\frac{1}{\frac{3}{2}} + \frac{1}{2}) = 0.6944$;

由 *Newton* 公式 $I = \frac{2-1}{8} (1 + 3\frac{1}{\frac{4}{3}} + 3\frac{1}{\frac{5}{3}} + \frac{1}{2}) = 0.69375$

由 *Cotes* 公式得 $I = 0.693175$



例、用 $n=2$ 和 $n=3$ 的
Newton-Cotes 公式

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

解：1. $n=2$ 时

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

2. $n=3$ 时

$$\int_1^3 e^{-\frac{x}{2}} dx \approx \frac{2}{8} (e^{-\frac{1}{2}} + 3e^{-\frac{5}{6}} + 3e^{-\frac{7}{6}} + e^{-\frac{3}{2}}) = 0.766916279$$

$$\int_1^3 e^{-\frac{x}{2}} dx \text{ 的真实值为 } 0.7668010$$

$n=2$:

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

$n=3$:

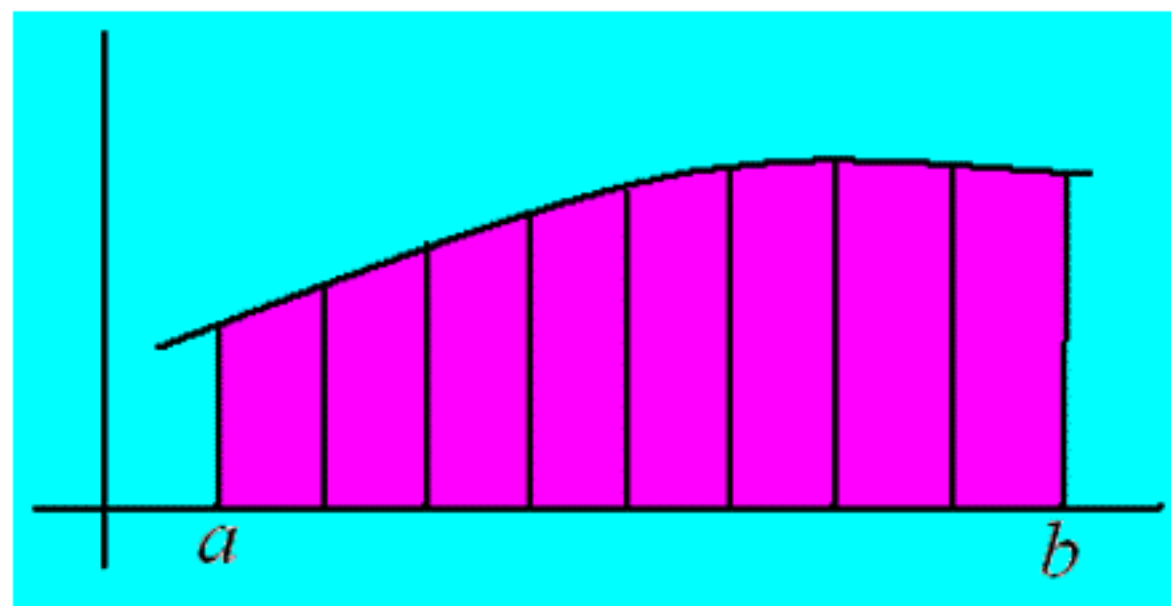
$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{8} (f(a) + 3f(a+h) + 3f(a+3h) + f(b))$$

9.2.4 复化求积公式

由梯形、辛卜生和柯特斯求积公式余项可知，随着求积节点数的增多，对应公式的精度也会相应提高。注意到 $n \geq 8$ 时牛顿—柯特斯求积公式开始出现负值的柯特斯系数。而根据误差理论的分析研究，当积分公式出现负系数时，可能导致舍入误差增大，并且往往难以估计。因此不能用增加求积节点数的方法来提高计算精度。在实际应用中，通常将积分区间分成若干个小区间，在每个小区间上采用低阶求积公式，然后把所有小区间上的计算结果加起来得到整个区间上的求积公式，这就是复化求积公式的基本思想。常用的复化求积公式有复化梯形公式和复化辛卜生公式。

复化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**复化求积公式**是复化梯形公式和复化抛物线公式。



(1) 复化梯形公式

将积分区间 $[a, b]$ 划分为 n 等分, 节点 $x_k = a + kh$, $k = 0, 1, \dots, n$, 步长 $h = \frac{b-a}{n}$. 在每个小区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 上应用梯形公式

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

然后累加:

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



$$\text{梯形公式余项: } R(f) = -\frac{(b-a)^3}{12} f''(\eta)$$

T_n 称为复化梯形求积公式。其余项研究如下。

当 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上有连续的二阶导数时, 在子区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 上梯形公式的余项已知为

$$-\frac{h^3}{12} f''(\xi_k) \quad \xi_k \in [x_k, x_{k+1}]$$

在 $[a, b]$ 上的余项为

$$\begin{aligned} R_n(f) &= \int_a^b f(x) dx - T_n = \sum_{i=0}^{n-1} \left\{ \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx - \frac{h}{2} [f(x_i) + f(x_{i+1})] \right\} \\ &= -\frac{h^3}{12} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\xi_i) = -\frac{h^3}{12} n \left[\frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\xi_i) \right] = -\frac{h^3}{12} \cdot n f''(\xi) \\ &= -\frac{(b-a)h^2}{12} f''(\xi) = -\frac{(b-a)^3}{12n^2} f''(\xi), \quad \xi \in [a, b] \end{aligned}$$



(2) 复化Simpson公式

将积分区间 $[a, b]$ 分成 $2n$ 等分, 在 $[x_{2i-2}, x_{2i}]$ 上用

Simpson 公式得到 ($h = \frac{b-a}{2n}$)

$$\begin{aligned}\int_a^b f(x)dx &\approx S_{2n} = \frac{2h}{6} \sum_{i=1}^n [f(x_{2i-2}) + 4f(x_{2i-1}) + f(x_{2i})] \\ &= \frac{2h}{6} \left[f(a) + f(b) + 4 \sum_{k=1}^n f(x_{2k-1}) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_{2k}) \right]\end{aligned}$$

S_{2n} 称为复化辛普生求积公式。其余项为

$$\begin{aligned}R_n(f) &= \int_a^b f(x)dx - S_{2n} = -\frac{1}{90} h^5 [f^{(4)}(\xi_1) + f^{(4)}(\xi_2) + \cdots + f^{(4)}(\xi_n)] \\ &= -\frac{1}{90} n h^5 f^{(4)}(\xi) = -\frac{b-a}{180} h^4 f^{(4)}(\xi), \quad \xi \in [a, b]\end{aligned}$$

$$\int_{x_{2i-2}}^{x_{2i}} f(x)dx \approx \frac{x_{2i} - x_{2i-2}}{6} [f(x_{2i-2}) + 4f(\frac{x_{2i-2} + x_{2i}}{2}) + f(x_{2i})] \quad R(f) = -\frac{h^5}{90} f^{(4)}(\eta)$$

例题 对于积分 $I = \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin x dx$ ，如果用复化梯形公式计算，要使得截断误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-5}$ ，应该把区间分成 n 等分。问 n 至少应该取多少？

解：（用复化梯形公式）由截断误差

$$R_T(f) = -\frac{(b-a)h^2}{12} f''(\xi) = -\frac{\frac{\pi}{2} - 0}{12} \left(\frac{\frac{\pi}{2}}{n} \right)^2 (-\sin \xi)$$

即

$$|R_T(f)| = \left| \frac{\pi}{24} \frac{\pi^2}{4n^2} \sin \xi \right| \leq \left| \frac{\pi^3}{96n^2} \right| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-5}$$

得到

$$n > 254$$

$$\int_a^b f(x) dx - T_n = -\frac{(b-a)^3}{12n^2} f''(\zeta)$$

例 9.2.1 对于积分 $I = \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin x dx$, 如果用复化辛卜生公式计算, 要使得截断误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-5}$, 应该把区间分成 $2n$ 等分。问 n 至少应该取多少?

解: 用复化Simpson公式

$$\text{由 } R_s(f) = -\frac{(b-a)h^4}{180} f^{(4)}(\xi) = -\frac{\frac{\pi}{2}-0}{180} h^4 (\sin^{(4)} x)_{x=\xi}, \text{ 令}$$

$$|R_s(f)| = \left| \frac{\pi}{180 \times 2} \left(\frac{\frac{\pi}{2}}{2n} \right)^4 \sin \xi \right| \leq \left| \frac{\pi}{180 \times 2} \left(\frac{\frac{\pi}{2}}{2n} \right)^4 \right| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-5}$$

$$\text{就得到 } n^4 \geq \frac{\pi^5 \times 10^5}{16^4 \times 180}, \text{ 解之得到 } n \geq 5.08, \text{ 因此应取 } n = 6$$

复合抛物线求积公式不但容易编程序上机计算, 而且精度也
计算方 比较高, 是一个较好的数值积分法, 应用较广泛.

例题：依次用 $n=8$ 的复化梯形公式、 $n=4$ 的复化

辛卜生公式计算定积分 $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$

解：首先计算出所需各节点的函数值， $n=8$ 时，

$$h = \frac{1}{8} = 0.125$$

由复化梯形公式可得如下计算公式：

$$\begin{aligned} T_8 &= \frac{1}{16} [f(0) + 2f(0.125) + 2f(0.25) + 2f(0.375) + 2f(0.5) \\ &\quad + 2f(0.625) + 2f(0.75) + 2f(0.875) + f(1)] \\ &= 0.9456909 \end{aligned}$$

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

由复化辛卜生公式可得如下计算公式

$$\begin{aligned} S_4 &= \frac{1}{24} [f(0) + f(1) + 2(f(0.25) + f(0.5) + f(0.75)) \\ &\quad + 4(f(0.125) + f(0.375) + f(0.625) + f(0.875))] \\ &= 0.9460832 \end{aligned}$$

(积分准确值 $I=0.9460831$)

这两种方法都需要提供9个点上的函数值，计算量基本相同，然而精度却差别较大，同积分的准确值（是指每一位数字都是有效数字的积分值）比较，复化梯形法只有两位有效数字 ($T_8=0.9456909$)，而复化辛卜生法却有六位有效数字。

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

例题 用复化梯形公式计算定积分

$I = \int_0^1 e^x dx$ 问区间 $[0, 1]$ 应分多少等份
才能使误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-5}$

解：取 $f(x)=e^x$ ，则 $f''(x)=e^x$ ，又区间长度 $b-a=1$ ，对复化梯形公式有余项

$$|R_T(x)| = \left| -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\eta) \right| \leq \frac{1}{12} \left(\frac{1}{n} \right)^2 e \leq \frac{1}{2} \times 10^{-5}$$

即 $n^2 \geq \frac{e}{6} \times 10^5$ ， $n \geq 212.85$ ，取 $n=213$ ，即将区间 $[0, 1]$ 分为 213 等份时，用复化梯形公式计算误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-5}$ 。

例 3.2 分别用复合梯形公式与复合抛物线公式根据表 3-2 计算积分 $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$ 的近似值. 并估计误差.

表 3-2

已知函数值表

x	0	1/8	1/4	3/8	1/2
$f(x)$	1	0.997 397 8	0.989 615 8	0.976 726 7	0.953 851 0
x	5/8		3/4	7/8	1
$f(x)$	0.936 155 6		0.908 851 6	0.877 192 5	0.841 470 9

解 取 $n=8$, 将 $[0,1]$ 8 等分, $h=\frac{1}{8}$, 由复合梯形公式(3.13)

得

$$T_8 = \frac{1}{8} \left[\frac{1}{2} f(0) + f\left(\frac{1}{8}\right) + f\left(\frac{1}{4}\right) + f\left(\frac{3}{8}\right) + f\left(\frac{1}{2}\right) \right. \\ \left. + f\left(\frac{5}{8}\right) + f\left(\frac{3}{4}\right) + f\left(\frac{7}{8}\right) + \frac{1}{2} f(1) \right] \\ \approx 0.9456909.$$

若将积分区间 4 等分, 用复合抛物线公式(3.15)得

$$S_4 = \frac{1}{4 \times 6} \left\{ f(0) + 4 \left[f\left(\frac{1}{8}\right) + f\left(\frac{3}{8}\right) + f\left(\frac{5}{8}\right) + f\left(\frac{7}{8}\right) \right] \right. \\ \left. + 2 \left[f\left(\frac{1}{4}\right) + f\left(\frac{1}{2}\right) + f\left(\frac{3}{4}\right) \right] + f(1) \right\} \\ \approx 0.9460832.$$

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

复合梯形公式

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

复合抛物线公式

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

为了利用余项公式估计误差,要求 $f(x) = \frac{\sin x}{x}$ 的高阶导数,

由于

$$f(x) = \frac{\sin x}{x} = \int_0^1 \cos(xt) dt,$$

所以有

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

于是

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

由(3.3)得复化梯形公式误差

$$|R_8(f)| = |I - T_8| \leq \frac{h^2}{12} \max_{0 \leq x \leq 1} |f''(x)|$$

$$\leq \frac{1}{12} \left(\frac{1}{8}\right)^2 \frac{1}{3} = 0.000434.$$

$$R_n(f) = -\frac{(b-a)h^2}{12} f''(\eta), h = \frac{b-a}{n} \quad (3.3)$$

$$R(f) = -\frac{b-a}{180} h^4 f^{(4)}(\eta), h = \frac{b-a}{2n} \quad (3.6)$$

对复化辛普森公式误差,由(3.6)得

$$|R_4(f)| = |I - S_4| \leq \frac{1}{2880} \left(\frac{1}{4}\right)^4 \frac{1}{5} = 0.271 \times 10^{-6}.$$



例 5.5 利用复化梯形公式计算积分

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

使其误差界为 10^{-4} , 应将积分区间 $[0, 1]$ 多少等分?

解 设

$$f(x) = \frac{\sin x}{x} = \int_0^1 \cos(tx) dt.$$

则

$$f^{(k)}(x) = \int_0^1 \frac{d^k}{dx^k} [\cos(tx)] dt = \int_0^1 t^k \cos\left(tx + \frac{k\pi}{2}\right) dt.$$

从而

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

故由

$$|R[T_n]| = \left| -\frac{1-0}{12} h^2 f''(\xi) \right| \leq \frac{h^2}{12} \times \frac{1}{2+1} = \frac{h^2}{36} \leq 10^{-4},$$

得 $h \leq 6 \times 10^{-2}$, 即

$$n = \frac{1}{h} \geq \frac{1}{6} \times 10^2 \approx 16.67,$$

所以区间 $[0, 1]$ 应该 17 等分才能满足精度要求.

例题：取 $n=10$ ，利用复合梯形公式计算积分

$$I = \int_0^1 \frac{1}{1+x^2} dx$$

解：程序如下

```
%用途：用复化梯形公式求积分。  
%格式：fun 为被积函数，a, b 为积分区间的左右端点，  
% n 为区间的等分数，s 为积分值  
format long;  
fun=inline('1./(1+x.^2)');a=0;b=1;n=10;  
h=(b-a)/n;  
s=0;  
for k=1:n-1  
    x=a+h*k;  
    s=s+feval(fun,x);  
end  
s=h*(feval(fun,a)+feval(fun,b))/2.0+h*s
```

运行：

s = 0.784981497226790

例题：取 $n=10$ ，利用复合抛物线公式计算积分

$$I = \int_0^1 \frac{1}{1+x^2} dx$$

解：程序如下

```
%用复辛普生公式求积分。  
%fun 为被积函数，a,b 为积分区间的左右端点，  
% n 为区间的等分数，s 为积分值  
format long;  
fun=inline('1./(1+x.^2)');a=0;b=1;n=10;  
h=(b-a)/n;  
s1=0; s2=0;  
for k=1:(n-1)  
    x=a+h*k;s1=s1+feval(fun,x);  
end  
for k=0:(n-1)  
    x=a+h*(k+1/2);s2=s2+feval(fun,x);  
end  
s=h/6*(feval(fun,a)+feval(fun,b)+2*s1+4*s2)
```

运行： $s = 0.785398163242446$

9.3 外推法与Romberg求积公式

9.3.1 Richardson 外推算法

在数值计算中，常常用一个序列 f_1, f_2, \dots 去逼近一个 f^* ，并在理论上估计误差（余项）。

一个有趣的问题是，能否在误差估计的基础上，从序列 f_1, f_2, \dots 产生一个新的序列 $\{f_i^{(1)}\}$ ，使它比 $\{f_i\}$ 更快地收敛到 f^* 。这就是数值计算中的外推法，是加速收敛的一个重要技巧。

先用一个例子来说明

在科学实验中，有时 $f(0)$ 是无法求出的，只能通过实验，逐次求出 $f(h), f(\frac{h}{2}), \dots$ 来逼近 $f(0)$ 。但 h 越小，实验的难度就越大。因此我们希望从已有数据 $f(h), f(\frac{h}{2}), \dots$ 构造出一个新的序列，使它更快地收敛到 $f(0)$ 。做法如下：设 $f(h), f(\frac{h}{2})$ 的 Taylor 展式为

$$f(h) = f(0) + hf'(0) + \frac{h^2}{2!} f''(0) + \dots$$

$$f\left(\frac{h}{2}\right) = f(0) + \frac{h}{2} f'(0) + \frac{h^2}{8} f''(0) + \dots$$

如果 $f'(0) \neq 0$ ，则 $f(h), f(\frac{h}{2})$ 逼近 $f(0)$ 的阶均为 h 。现在，若令

$$f_1(h) = 2f\left(\frac{h}{2}\right) - f(h)$$



则有

$$\begin{aligned}f(h) &= f(0) + hf'(0) + \frac{h^2}{2!}f''(0) + \dots \\f\left(\frac{h}{2}\right) &= f(0) + \frac{h}{2}f'(0) + \frac{h^2}{8}f''(0) + \dots \\f_1(h) &= 2f\left(\frac{h}{2}\right) - f(h)\end{aligned}$$

$$f_1(h) = f(0) - \frac{h^2}{4}f''(0) - \frac{h^3}{8}f'''(0) + \dots$$

可见, $f_1(h)$ 以 h^2 阶逼近 $f(0)$ 。而 $f_1(h)$ 是由 $f(h)$ 得到的, 但它收敛的阶却提高了。同样令

$$f_2(h) = \frac{4f_1\left(\frac{h}{2}\right) - f_1(h)}{3}$$

则用 $f_2(h)$ 逼近 $f(0)$ 时阶为 h^3 。这种加速收敛的方法是 Richardson 外推算法的一个特例。



再看一个稍微复杂一点的例子.

假设有一个量 F^* ，用一个步长为 h 的函数 $F_1(h)$ 去逼近， F^* 与 h 无关，当 $h \rightarrow 0$ 时， $F_1(h) \rightarrow F^*$ ，用 $F_1(h)$ 逼近 F^* 的截断误差有估计式：

$$R(F^*) = F^* - F_1(h) = a_1^{(1)} h^{P_1} + a_2^{(1)} h^{P_2} + \dots + a_k^{(1)} h^{P_k} + \dots \quad (9.3.1)$$

其中 $0 < P_1 < P_2 < \dots < P_k < \dots$ ， $a_i^{(1)}$ ($i = 1, 2, \dots$) 都是与 h 无关的常数，

也就是说， $F_1(h)$ 逼近 F^* 的阶是 h^{P_1} ，现在提出的问题是能否通过构造出一个

新的序列，它逼近 F^* 的阶要比 h^{P_1} 更高，如为 h^{P_2} 。



将(9.3.1)中的 h 用 qh 代替, $q \neq 0$, 则有

$$\begin{aligned} F^* - F_1(qh) &= a_1^{(1)}(qh)^{P_1} + a_2^{(1)}(qh)^{P_2} + \cdots + a_k^{(1)}(qh)^{P_k} + \cdots \\ &= a_1^{(1)}q^{P_1}h^{P_1} + a_2^{(1)}q^{P_2}h^{P_2} + \cdots + a_k^{(1)}q^{P_k}h^{P_k} + \cdots \end{aligned} \quad (9.3.2)$$

现在用 q^{P_1} 乘(9.3.1)的两边后和上式相减,整理得

$$\begin{aligned} (1 - q^{P_1})F^* - (F_1(qh) - q^{P_1}F_1(h)) \\ = a_2^{(1)}(q^{P_2} - q^{P_1})h^{P_2} + \cdots + a_k^{(1)}(q^{P_k} - q^{P_1})h^{P_k} + \cdots \end{aligned}$$

因为 $(1 - q^{P_1})$ 不等于零, 用 $(1 - q^{P_1})$ 除等式两边有

$$F^* - \frac{F_1(qh) - q^{P_1}F_1(h)}{(1 - q^{P_1})} = a_2^{(2)}h^{P_2} + \cdots + a_k^{(2)}h^{P_k} + \cdots \quad (9.3.3)$$

$$R(F^*) = F^* - F_1(h) = a_1^{(1)}h^{P_1} + a_2^{(1)}h^{P_2} + \cdots + a_k^{(1)}h^{P_k} + \cdots \quad (9.3.1)$$



其中:

$$a_2^{(2)} = \frac{a_2^{(1)}(q^{P_2} - q^{P_1})}{1 - q^{P_1}}, \dots, a_k^{(2)} = \frac{a_k^{(1)}(q^{P_2} - q^{P_1})}{1 - q^{P_1}}, \dots$$

令

$$F_2(h) = \frac{F_1(qh) - q^{P_1} F_1(h)}{(1 - q^{P_1})}$$

那么 $F_2(h)$ 逼近 F^* 的误差由(9.3.3)知道为 h^{P_2} . 依次做下去, 计算公式为

$$F_m(h) = \frac{F_{m-1}(qh) - q^{P_{m-1}} F_{m-1}(h)}{1 - q^{P_{m-1}}}, \quad m = 1, 2, \dots \quad (9.3.4)$$

而

$$F^* - F_m(h) = a_m^{(m)} h^{P_m} + \dots \sim O(h^{P_m})$$

其中 $a_k^{(m)}$ 是与 h 无关的常数。用这种方法构造的函数

$F_m(h)$ 逼近 F^* 的阶是 h^{P_m} 。

上面的这种方法，称为 **Richardson**（理查森）外推法。

9.3.2 Romberg(龙贝格)求积公式

梯形法计算简单但收敛慢,如何提高收敛速度以节省计算量是本节要讨论的中心问题.

Romberg 算法是以复合梯形求积公式为基础,应用 Richardson 外推法构造的一种算法.由前讲过的复合求积公式知道,计算定积分 $I = \int_a^b f(x) dx$ 的复合梯形公式为:

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

其中 $h = (b-a)/n, h > 0$. 通过比较复杂的推导可以证明, 复合梯形求积公式的值 $T(h)$ 与定积分 $I = \int_a^b f(x) dx$ 之间存在 Euler-Maclaurin 求和公式:



$$I = \left\{ \frac{h}{2} [f(a) + f(b)] + h \sum_{i=1}^{n-1} f(a + ih) \right\} \\ + a_2 h^2 + a_4 h^4 + a_6 h^6 + \dots$$

就是说，复合梯形求积公式的误差可以表示为：

$$I - T(h) = a_2 h^2 + a_4 h^4 + a_6 h^6 + \dots$$

其中 a_k 与 h 无关。

此余项表达式推导可以在李庆扬、王能超、
易大义的《数值分析》中查到



记 $T_1(h) = T(h)$ 即
$$T_1(h) = \frac{h}{2} \left[f(a) + 2 \sum_{i=1}^{n-1} f(x_i) + f(b) \right]$$

将 h 缩小一半, 则
$$I - T_1\left(\frac{h}{2}\right) = a_2 \left(\frac{h}{2}\right)^2 + a_4 \left(\frac{h}{2}\right)^4 + a_6 \left(\frac{h}{2}\right)^6 + \dots$$

其中

$$\begin{aligned} T_1\left(\frac{h}{2}\right) &= \frac{h}{4} \sum_{i=1}^n \left[f(x_{i-1}) + 2f(x_{i-1/2}) + f(x_i) \right] \\ &= \frac{1}{2} T_1(h) + \frac{h}{2} \sum_{i=1}^n f(x_{i-1/2}) \end{aligned}$$

这里 $x_{i-1/2} = a + \left(i - \frac{1}{2}\right)h$

$$I - T_1(h) = a_2 h^2 + a_4 h^4 + a_6 h^6 + \dots$$

令

$$T_2(h) = \frac{4T_1(h/2) - T_1(h)}{3}$$

则有

$$I - T_2(h) = \tilde{a}_4 h^4 + \dots$$

可见, 利用 $T_1(h)$ 和 $T_1\left(\frac{h}{2}\right)$ 的线性组合得到 $T_2(h)$, 使得误差从

$O(h^2)$ 提高到 $O(h^4)$ 。

$$I - T_1(h) = a_2 h^2 + a_4 h^4 + a_6 h^6 + \dots$$

$$I - T_1\left(\frac{h}{2}\right) = a_2 \left(\frac{h}{2}\right)^2 + a_4 \left(\frac{h}{2}\right)^4 + a_6 \left(\frac{h}{2}\right)^6 + \dots$$

一般地有

$$I - T_k(h) = \tilde{a}_{2k} h^{2k} + \dots, \quad I - T_k\left(\frac{h}{2}\right) = \tilde{a}_{2k} \left(\frac{h}{2}\right)^{2k} + \dots$$

于是

$$I - T_{k+1}(h) - \frac{4^k T_k(h/2) - T_k(h)}{4^k - 1} = \tilde{a}_{2(k+1)} h^{2(k+1)} + \dots$$

注意到, 从 $T_1(h)$ 和 $T_1\left(\frac{h}{2}\right)$ 可以求 $T_2(h)$, 从 $T_2(h)$ 和 $T_2\left(\frac{h}{2}\right)$ 可以求 $T_3(h)$, 但 $T_2(h)$ 要通过 $T_1\left(\frac{h}{2}\right)$ 和 $T_1\left(\frac{h}{2^2}\right)$ 来计算, 它们都

要用复化梯形公式计算。一直做下去, 即可得到想要的结果。

$$T_2(h) = \frac{4T_1(h/2) - T_1(h)}{3}, \quad T_2\left(\frac{h}{2}\right) = \frac{4T_1(h/2^2) - T_1(h/2)}{3}$$

利用外推法公式和此式，取 $q=1/2$ ，并注意到

$p_m = 2m$ ，构造新序列 $\{T_m(h)\}$

$$\begin{cases} T_1(h) = T(h) \\ T_{m+1}(h) = \frac{T_m(h/2) - 4^{-m} T_m(h)}{1 - 4^{-m}} = \frac{4^m T_m(h/2) - T_m(h)}{4^m - 1}, \\ m = 1, 2, \dots, \end{cases}$$

则 $T_m(h)$ 逼近 I 的阶是 h^{2^m} 。这个算法称为 **Romberg 算法**。

由于 Romberg 求积过程是每次将区间缩小一半，所以 Romberg 求积算法也叫做**逐次分半加速收敛法**。直接计算可知， $T_2(h)$ 恰为复合 Simpson 公式， $T_3(h)$ 恰为复合 Cotes 公式。为了便于机器实现，我们引入符号 $T_m^{(k)}$, $m=1,2,\dots$, 称为 Romberg 序列。其中 k 表示将区间 2^k 等分， $T_1^{(k)}$ 表示步长为 $\frac{b-a}{2^k}$ 的复合梯形求积公式。

在 Romberg 求积中, h 取为 $\frac{b-a}{2^j}$, $j=0,1,2,\dots$, 因

此可以用 j 来表明 h 的大小。例如 $j=0$ 表示 $h=b-a$,

$j=1$ 表示 $h=\frac{b-a}{2}$ 等等。外推指标用 k 表示。令

$$T_1^{(0)} = T(b-a)$$

$$T_1^{(j)} = T\left(\frac{b-a}{2^j}\right) \quad (j=0,1,\dots)$$

$$T_2^{(0)} = T_{1+1}^{(0)} = \frac{4^1 T_1^{(1)} - T_1^{(0)}}{4^1 - 1}$$

$$T_2^{(j)} = T_{1+1}^{(j)} = \frac{4^1 T_1^{(j+1)} - T_1^{(j)}}{4^1 - 1}$$

$$T_{k+1}^{(j)} = \frac{4^k T_k^{(j+1)} - T_k^{(j)}}{4^k - 1}$$

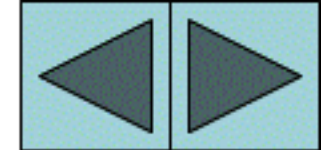


其中， $T_1^{(j)} = T(\frac{b-a}{2^j})$ 是复合梯形公式。 $n = 2^j$ ，

$$h = \frac{b-a}{2^j} = \frac{b-a}{n} \quad (j \text{ 从 } 0 \text{ 开始})。由 T_1^{(j+1)} \text{ 向外推得 } T_2^{(j)},$$

等等这样可以建立三角形数表。





l	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$	$T_3^{(k)}$	$T_4^{(k)}$
0	$T_1^{(0)}$			
1	$T_1^{(1)}$	$T_2^{(0)}$		
2	$T_1^{(2)}$	$T_2^{(1)}$	$T_3^{(0)}$	
3	$T_1^{(3)}$	$T_2^{(2)}$	$T_3^{(1)}$	$T_4^{(0)}$
4	$T_1^{(4)}$	$T_2^{(3)}$	$T_3^{(2)}$	$T_4^{(1)}$
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots

Romberg 求积算法综述如下:

第一步, 在 $[a, b]$ 区间上, 应用梯形公式得

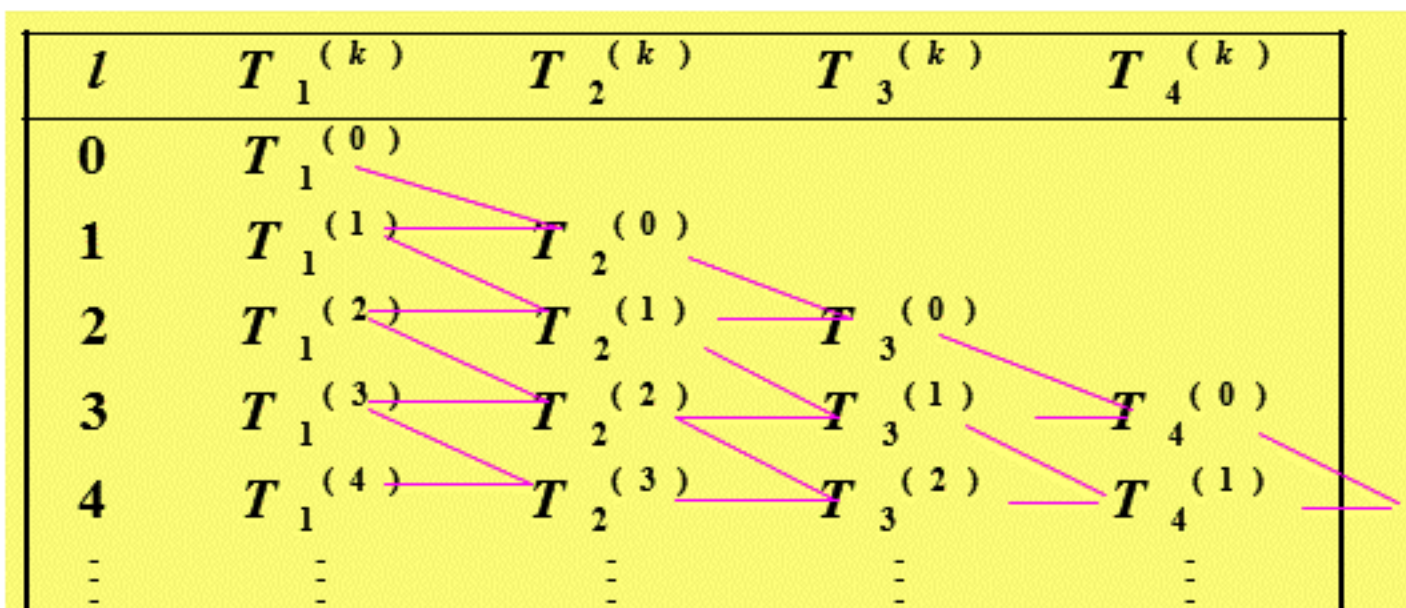
$$T_1^{(0)} = T(b-a) = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

第二步, 将 $[a, b]$ 区间对分, 应用复合梯形公式求 $T_2^{(0)}$, 并按

$$T_2^{(0)} = \frac{4T_1^{(1)} - T_1^{(0)}}{4-1}$$

求得 Simpson 公式的值, 置 $i=1$, 转第四步;

l	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$	$T_3^{(k)}$	$T_4^{(k)}$
0	$T_1^{(0)}$			
1	$T_1^{(1)}$	$T_2^{(0)}$		
2	$T_1^{(2)}$	$T_2^{(1)}$	$T_3^{(0)}$	
3	$T_1^{(3)}$	$T_2^{(2)}$	$T_3^{(1)}$	$T_4^{(0)}$
4	$T_1^{(4)}$	$T_2^{(3)}$	$T_3^{(2)}$	$T_4^{(1)}$
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots



第三步，将 $[a,b]$ 区间 2^i 等分，记用相应的复合梯形公式求得的值为 $T_1^{(i)}$ ，然后构造新序列：

$$T_{m+1}^{(k-1)} = \frac{4^m T_m^{(k)} - T_m^{(k-1)}}{4^m - 1}, \quad m=1,2,3,\dots,i; k=i-m+1$$

由此求得 $T_{i+1}^{(0)}$ ；

第四步，若 $|T_i^{(0)} - T_{i+1}^{(0)}| \leq \varepsilon$ (ε 是事先给定的精度)，则计算停止，

输出 $T_i^{(0)}$ ，否则用 $i+1$ 代替 i ，转第三步。

$$T_1^{(j)} = T\left(\frac{b-a}{2^j}\right)$$

计算方法第3章

l	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$	$T_3^{(k)}$	$T_4^{(k)}$
0	$T_1^{(0)}$			
1	$T_1^{(1)}$	$T_2^{(0)}$		
2	$T_1^{(2)}$	$T_2^{(1)}$	$T_3^{(0)}$	
3	$T_1^{(3)}$	$T_2^{(2)}$	$T_3^{(1)}$	$T_4^{(0)}$
4	$T_1^{(4)}$	$T_2^{(3)}$	$T_3^{(2)}$	$T_4^{(1)}$
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots

例题：

试验证：对 **Romberg 算法**， $T_2(h)$ 恰好是复合 Simpson 公式

解：注意到

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

$$\begin{aligned} T\left(\frac{h}{2}\right) &= \frac{h}{4} \sum_{k=1}^n \{ [f(x_{k-1}) + f(x_{k-1/2})] + [f(x_{k-1/2}) + f(x_k)] \} \\ &= \frac{h}{4} \sum_{k=1}^n [f(x_{k-1}) + 2f(x_{k-1/2}) + f(x_k)] \end{aligned}$$

$$T_2(h) = \frac{4T\left(\frac{h}{2}\right) - T(h)}{4-1} = \frac{1}{3} [4T\left(\frac{h}{2}\right) - T(h)]$$

所以

$$\begin{aligned}4T\left(\frac{h}{2}\right)-T(h) &= h\sum_{k=1}^n[f(x_{k-1})+2f(x_{k-1/2})+f(x_k)]-\frac{h}{2}\sum_{k=1}^n[f(x_{k-1})+f(x_k)] \\&= \frac{h}{2}\sum_{k=1}^n[2f(x_{k-1})+4f(x_{k-1/2})+2f(x_k)-f(x_{k-1})-f(x_k)] \\&= \frac{h}{2}\sum_{k=1}^n[f(x_{k-1})+4f(x_{k-1/2})+f(x_k)] \\&= \frac{h}{2}\left[f(a)+f(x_1)+\cdots+f(x_{n-1})+4\sum_{k=1}^nf(x_{k-1/2})+f(x_1)+\cdots+f(x_{n-1})+f(b)\right] \\&= \frac{h}{2}\left[f(a)+4\sum_{k=1}^nf(x_{k-1/2})+2\sum_{k=1}^{n-1}f(x_k)+f(b)\right]\end{aligned}$$

其中, $x_{k-1/2} = a + (k - \frac{1}{2})h$,

复合 Simpson 公式: 将积分区间 $[a,b]$ 分成 $2n$ 等分, 在 $[x_{2i-2}, x_{2i}]$ 上用 Simpson 公式得到 ($h=(b-a)/(2n)$)

计算

$$S_{2n} = \frac{2h}{6}\left[f(a)+f(b)+4\sum_{k=1}^nf(x_{2k-1})+2\sum_{k=1}^{n-1}f(x_{2k})\right]$$

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

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

所以

$$\begin{aligned}T_2(h) &= \frac{1}{3} \left[4T\left(\frac{h}{2}\right) - T(h) \right] \\&= \frac{h}{6} \left[f(a) + 4 \sum_{k=1}^n f(x_{k-1/2}) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b) \right]\end{aligned}$$

这恰好是复合 Simpson 公式。

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



例1： 取 $\varepsilon=0.001$ ，用龙贝格方法计算积分

$$I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx$$

解：按照龙贝格积分法，依次计算得：

$$T_1^{(0)} = T\left(\frac{b-a}{2^0}\right) = \frac{1}{2} [f(0) + f(1)] = \frac{1}{2} [4 + 2] = 3$$

$$T_1^{(1)} = T\left(\frac{b-a}{2^1}\right) = \frac{1}{4} \left[f(0) + f(1) + 2f\left(\frac{1}{2}\right) \right] = 3.100000$$

$$T_2^{(0)} = \frac{4T_1^{(1)} - T_1^{(0)}}{4-1} = \frac{4 \times 3.1 - 3}{3} \approx 3.133333$$

k	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$
0	3	
1	3.1	3.133333

$$T_1^{(2)} = T\left(\frac{b-a}{2^2}\right) = \frac{1}{8} \left[f(0) + f(1) + 2 \left(f\left(\frac{1}{4}\right) + f\left(\frac{2}{4}\right) + f\left(\frac{3}{4}\right) \right) \right]$$

$$= 3.131176$$

$$T_2^{(1)} = \frac{4T_1^{(2)} - T_1^{(1)}}{4-1} = \frac{4 \times 3.131176 - 3.100000}{3}$$

$$\approx 3.141568$$

$$T_3^{(0)} = \frac{4^2 T_2^{(1)} - T_2^{(0)}}{4^2 - 1} = \frac{16 \times 3.141568 - 3.133333}{15}$$

$$\approx 3.142118$$

计算方法第9章

$$T_{k+1}^{(j)} = \frac{4^k T_k^{(j+1)} - T_k^{(j)}}{4^k - 1}$$

⟨#⟩

k	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$	$T_3^{(k)}$
0	3		
1	3.1	3.133333	
2	3.131176	3.141569	3.142118

$$T_1^{(3)} = T\left(\frac{b-a}{2^3}\right) = \frac{1}{2} \left[T_1^{(2)} + \frac{1}{4} \sum_{i=1}^4 f\left(\frac{2i-1}{8}\right) \right] = 3.138988$$

$$T_2^{(2)} = \frac{4T_1^{(3)} - T_1^{(2)}}{4-1} = 3.141592$$

$$T_3^{(1)} = \frac{4^2 T_2^{(2)} - T_2^{(1)}}{4^2 - 1} = 3.141594$$

$$T_4^{(0)} = \frac{4^3 T_3^{(1)} - T_3^{(0)}}{4^3 - 1} = 3.14159$$

$$T_{k+1}^{(j)} = \frac{4^k T_k^{(j+1)} - T_k^{(j)}}{4^k - 1}$$

计算方法第9章

k	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$	$T_3^{(k)}$	$T_4^{(k)}$
0	3			
1	3.1	3.133333		
2	3.131176	3.141569	3.142118	
3	3.138988	3.141593	3.141594	3.141586

k	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$	$T_3^{(k)}$	$T_4^{(k)}$
0	3			
1	3.1	3.133333		
2	3.131176	3.141569	3.142118	
3	3.138988	3.141593	3.141594	3.141586

```

%用途：用龙贝格公式求积分
%fun是被积函数，a,b是积分下、上限
%tol允许误差，s：积分近似值
clear;format long;
fun=inline('4./(1+x.^2)');
a=0;b=1;
i=1;j=1;h=b-a;tol=1e-3;
T(1,1)=h*(feval(fun,a)+feval(fun,b))/2;
T(i+1,1)=T(i,1)/2+sum(feval(fun,a+h/2:h:b-h/2))*h/2;
T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);
while abs(T(i+1,i+1)-T(i,i))>tol
    i=i+1;h=h/2;
    T(i+1,1)=T(i,1)/2+sum(feval(fun,a+h/2:h:b-h/2))*h/2;
    for j=1:i
        T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);
    end
end
T,s=T(i+1,j+1);s
xlswrite('d:\\1.xls', T,'sheet1', 'b2')

```

程序

```
function Lomborg_Integration
%用途：用龙贝格公式求积分
%fun是被积函数，a,b是积分下、上限
%tol允许误差 s：积分近似值
format long;clear;
a=0;b=1;i=1;j=1;h=b-a;tol=1e-3;
T(1,1)=JiFen(@fun,a,b,1);
T(i+1,1)=JiFen(@fun,a,b,i+1);
T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);
while abs(T(i+1,i+1)-T(i,i))>tol
    i=i+1;h=h/2; T(i+1,1)=JiFen(@fun,a,b,i+1);
    for j=1:i, T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1); end
end
T,s=T(i+1,j+1);s, xlswrite('d:\\1.xls', T,'sheet1', 'b2')

function fun=fun(x) %被积函数
fun=4./(1+x^2);

function JiFen=JiFen(fun,a,b,i) %用复化梯形公式求积分
n=2^(i-1);h=(b-a)/n;s=0;
for k=1:n-1, x=a+h*k; s=s+fun(x);end
JiFen=h*(fun(a)+fun(b))/2.0+h*s;
```

条理特别清楚的程序：

```
function Lomborg_JF
%用龙贝格方法,求fun从a到b的积分, tol为允许误差, s为积分近似值
format long;clear;
a=0;b=1;h=b-a;tol=1e-3;T(1,1)=JiFen(@fun,a,b,h);
for i=2:100
    for j=1:i
        if j==1
            h=h/2; T(i,j)=JiFen(@fun,a,b,h);
        else
            T(i,j)=(4^(j-1)*T(i,j-1)-T(i-1,j-1))/(4^(j-1)-1);
        end
    end
    if abs(T(i,i)-T(i-1,i-1))<tol,break;end
end
T,s=T(i,i), xlswrite('d:\\1.xls', T,'sheet1', 'b2')
function fun=fun(x) %被积函数
fun=4.0/(1+x*x);
function JiFen=JiFen(fun,a,b,h) %用复化梯形公式求积分
n=(b-a)/h;s=0;
for k=1:n-1, x=a+h*k; s=s+fun(x);end
JiFen=h*(fun(a)+fun(b))/2.0+h*s;
```

T =

3.0000000000000000

3.1000000000000000 3.133333333333333

3.13117647058824 3.14156862745098 3.14211764705882

3.13898849449109 3.14159250245871 3.14159409412589 3.14158578376187

积分 = 3.14158578376187



例 1: 取 $\varepsilon = 10^{-6}$ ，用龙贝格方法编程计算积分 $I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx$

解：程序如下

```
%用途：用龙贝格公式求积分
%fun是被积函数，a,b是积分下、上限
%tol允许误差，s：积分近似值
clear;fun=inline('4./(1+x.^2)');
a=0;b=1;i=1;j=1;h=b-a;tol=1e-6;
T(1,1)=h*(feval(fun,a)+feval(fun,b))/2;
T(i+1,1)=T(i,1)/2+sum(feval(fun,a+h/2:h:b-h/2))*h/2;
T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);
while abs(T(i+1,i+1)-T(i,i))>tol
    i=i+1;h=h/2;
    T(i+1,1)=T(i,1)/2+sum(feval(fun,a+h/2:h:b-h/2))*h/2;
    for j=1:i
        T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);
    end
end
T,s=T(i+1,j+1);s
xlswrite('d:\\1.xls', T,'sheet1', 'b2')
```

结果如下：

k	$T_1^{(k)}$	$T_2^{(k)}$	$T_3^{(k)}$	$T_4^{(k)}$	$T_5^{(k)}$	$T_6^{(k)}$
0	3					
1	3.1	3.133333				
2	3.131176	3.141569	3.142118			
3	3.138988	3.141593	3.141594	3.141586		
4	3.140942	3.141593	3.141593	3.141593	3.141593	
5	3.14143	3.141593	3.141593	3.141593	3.141593	3.141593

$$I = 3.141593$$



例 2: 取 $\varepsilon = 10^{-6}$, 用龙贝格方法编程计算积分

$$s = \int_1^2 \frac{\sin x}{x} dx$$

解:

```
fun=inline('sin(x)/x');  
a=1;b=2;i=1;j=1;h=b-a;tol=1e-6;  
T(1,1)=h*(feval(fun,a)+feval(fun,b))/2;  
T(i+1,1)=T(i,1)/2+sum(feval(fun,a+h/2:h:b-h/2))*h/2;  
T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);  
while abs(T(i+1,i+1)-T(i,i))>tol  
    i=i+1;h=h/2;  
    T(i+1,1)=T(i,1)/2+sum(feval(fun,a+h/2:h:b-h/2))*h/2;  
    for j=1:i  
        T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);  
    end  
end  
T  
s=T(i+1,j+1);  
s, xlswrite('d:\\1.xls', T,'sheet1', 'b2')
```

s =

5.9032e-007

例 9.5 使用 Romberg 算法求积分 $s = \int_0^1 \sqrt{1 - \sin t} dt$

精确到 $1e-8$.

解：程序如下

```
clear;format long
fun=inline('sqrt(1-sin(x))');
a=0;b=1;i=1;j=1;h=b-a;tol=1e-8;
T(1,1)=h*(feval(fun,a)+feval(fun,b))/2;
T(i+1,1)=T(i,1)/2+sum(feval(fun,a+h/2:h:b-h/2))*h/2;
T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);
while abs(T(i+1,i+1)-T(i,i))>tol
    i=i+1;h=h/2;
    T(i+1,1)=T(i,1)/2+sum(feval(fun,a+h/2:h:b-h/2))*h/2;
    for j=1:i
        T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);
    end
end
T
s=T(i+1,j+1);
s , xlswrite('d:\\1.xls', T,'sheet1', 'b2')
```

结果如下：

T =

0.69907851164308	0	0	0
0.71029348704960	0.71403181218511	0	0
0.71308625019239	0.71401717123999	0.71401619517698	0
0.71378375870701	0.71401626154521	0.71401620089890	0.71401620098972

S =

0.71401620098972



例 2: 取 $\varepsilon = 10^{-6}$, 用龙贝格方法编程计算积分

$$s = \int_0^1 x^{3/2} dx$$

解:

```
function Lomborg_Integration %用龙贝格公式求积分
format long;clear;
a=0;b=1; %a, b是积分下、上限
i=1;j=1;h=b-a;tol=1e-6; %tol允许误差 s: 积分近似值
T(1,1)=h*(fun(a)+fun(b))/2;
T(i+1,1)=JiFen(@fun,a,b,i+1);
T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1);
while abs(T(i+1,i+1)-T(i,i))>tol
    i=i+1;h=h/2; T(i+1,1)=JiFen(@fun,a,b,i+1);
    for j=1:i, T(i+1,j+1)=(4^j*T(i+1,j)-T(i,j))/(4^j-1); end
end
T,s=T(i+1,j+1);s, xlswrite('d:\\1.xls', T,'sheet1', 'b2')
function fun=fun(x) %被积函数
fun=x^(3/2);
function JiFen=JiFen(fun,a,b,i) %用复化梯形公式求积分
n=2^(i-1);h=(b-a)/n;s=0;
for k=1:n-1, x=a+h*k; s=s+fun(x);end
JiFen=h*(fun(a)+fun(b))/2.0+h*s;
```

s=0.40004965

计算

9.5 数值微分

9.5.1 用差商代替导数

1、差商型求导公式

由导数定义

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



(1) 向前差商公式

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h} \quad (9.5.1)$$

(2) 向后差商公式

$$f'(x) \approx \frac{f(x) - f(x-h)}{h} \quad (9.5.2)$$

(3) 中心差商公式 (中点方法)

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} \quad (9.5.3)$$

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

差商型求导公式的余项

由泰勒展开式

$$f(x+h) = f(x) + hf'(x) + \frac{h^2}{2!} f''(x) + \frac{h^3}{6} f'''(\xi), \quad x \leq \xi \leq x+h$$

$$f(x-h) = f(x) - hf'(x) + \frac{h^2}{2!} f''(x) - \frac{h^3}{6} f'''(\eta), \quad x-h \leq \eta \leq x$$

由Taylor公式

$$f'(x) - \frac{f(x+h) - f(x)}{h} = -\frac{f''(x + \theta_1 h)}{2} h = O(h)$$

$$f'(x) - \frac{f(x) - f(x-h)}{h} = \frac{f''(x - \theta_2 h)}{2} h = O(h)$$

$$\begin{aligned} f'(x) - \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} \\ = -\frac{f^{(3)}(x + \theta_1 h) + f^{(3)}(x - \theta_2 h)}{12} h^2 = O(h^2) \end{aligned}$$

$$0 < \theta_1, \theta_2 < 1$$

从截断误差的角度看，步长越小计算结果越准确；

从舍入误差的角度来看，步长不宜太小。

$$\begin{aligned} f(x_0 + h) &= f(x_0) + hf'(x_0) + \frac{h^2}{2} f''(x_0) + \frac{h^3}{6} f'''(\xi), \quad x_0 \leq \xi \leq x_0 + h \\ f(x_0 - h) &= f(x_0) - hf'(x_0) + \frac{h^2}{2} f''(x_0) - \frac{h^3}{6} f'''(\eta), \quad x_0 - h \leq \eta \leq x_0 \end{aligned}$$

对于高阶导数，可用高阶差商近似。例如用二阶中心差商近似 $f''(x)$ ，便得到 $f''(x)$ 的数值微分公式：

$$\begin{aligned} f''(x_0) &\approx \frac{\delta^2}{h^2} f(x) \Big|_{x=x_0} \\ &= \frac{f(x_0 + h) - 2f(x_0) + f(x_0 - h)}{h^2} \end{aligned} \quad (9.5.4)$$

记 $\varphi(x_0) = f'(x_0) \approx \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h}$, 则

$$\begin{aligned} f''(x_0) &\approx \frac{\varphi(x_0) - \varphi(x_0 - h)}{h} \\ &= \frac{\frac{[f(x_0 + h) - f(x_0)]}{h} - \frac{[f(x_0) + f(x_0 - h)]}{h}}{h} \\ &= \frac{f(x_0 + h) - 2f(x_0) + f(x_0 - h)}{h^2} \end{aligned}$$

$$f''(x_0) = \frac{f(x_0 + h) - 2f(x_0) + f(x_0 - h)}{h^2} - \frac{h^2}{12} f^{(4)}(\xi)$$

例 1 设函数 $f(x) = \ln x$, $x_0 = 2$, $h = 0.1$, 试用数值微分公式计算 $f'(2)$ 的值。

解 由式(9.5.1)、式(9.5.2)和式(9.5.3)分别计算结果为

$$f'(2) \approx \frac{\ln 2.1 - \ln 2}{0.1} \approx 0.4879$$

$$f'(2) \approx \frac{\ln 2 - \ln 1.9}{0.1} \approx 0.5129$$

$$f'(2) \approx \frac{\ln 2.1 - \ln 1.9}{0.2} \approx 0.5004$$

与真值 $f'(2) = 0.5$ 相比, 式(9.5.3)计算的结果精度较高。

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h} \quad (9.5.1)$$

$$f'(x) \approx \frac{f(x) - f(x-h)}{h} \quad (9.5.2)$$

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} \quad (9.5.3)$$

9.5.2 数据的数值微分

插值型求导公式

对于给定的 $f(x)$ 的函数表, 建立插值函数 $P_n(x)$, 可以用插值函数 $P_n(x)$ 的导数近似函数 $f(x)$ 的导数.

设 $x_i, i = 0, 1, \dots, n$ 为 $[a, b]$ 上的结点, 给定 $(x_i, f(x_i)), i = 0, 1, \dots, n$, 以 $(x_i, f(x_i))$ 为插值点构造插值多项式 $P_n(x)$, 以 $P_n(x)$ 的各阶导数近似 $f(x)$ 的相应阶的导数。

$$\begin{aligned} \text{由} \quad R_n(x) &= f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \\ \Rightarrow f'(x) - P'_n(x) &= \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'_{n+1}(x) + \frac{\omega_{n+1}(x)}{(n+1)!} \frac{d}{dx} f^{(n+1)}(\xi) \end{aligned}$$

对任意 $x \in [a, b]$ ，因为 ξ 未知，所以根据上式很难估计误差。

但在节点处有

$$f'(x_i) - P'_n(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'_{n+1}(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (x_i - x_j)$$

因此，插值型导数公式通常用于求节点处导数的近似值。

下面考虑在等距节点时节点上的导数值。

两点公式

设给出两个节点 $(x_0, f(x_0)), (x_1, f(x_1))$, 记 $x_1 - x_0 = h$, 有

$$P_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} f(x_0) + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} f(x_1)$$

从而 $P_1'(x) = \frac{1}{h} [-f(x_0) + f(x_1)]$

$$P_1'(x_0) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)], \quad P_1'(x_1) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)]$$

带余项的两点公式是

$$f'(x_0) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] - \frac{h}{2} f''(\xi)$$

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

三点公式

设已给出三个节点 x_0 , $x_1 = x_0 + h$, $x_2 = x_0 + 2h$ 上的函数值

$$P_2(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} f(x_0) + \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)} f(x_1) + \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)} f(x_2),$$

令 $x = x_0 + th$, 则

$$P_2(x_0 + th) = \frac{1}{2}(t-1)(t-2)f(x_0) - t(t-2)f(x_1) + \frac{1}{2}t(t-1)f(x_2),$$

上式对 t 求导: $P_2'(x_0 + th) = \frac{1}{2h}[(2t-3)f(x_0) - (4t-4)f(x_1) + (2t-1)f(x_2)]$.

在上式中令 $t=0,1,2$ 得到

$$\Rightarrow P_2'(x_0) = \frac{1}{2h}[-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)];$$

$$P_2'(x_1) = \frac{1}{2h}[-f(x_0) + f(x_2)]; \quad (\text{中点公式})$$

$$P_2'(x_2) = \frac{1}{2h}[f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)].$$

带余项的三点求导公式:

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

$$f'(x_1) = \frac{1}{2h}[-f(x_0) + f(x_2)] - \frac{h^2}{6}f'''(\xi); \quad (\text{中点公式})$$

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

$$P_2(x_0 + th) = \frac{1}{2}(t-1)(t-2)f(x_0) - t(t-2)f(x_1) + \frac{1}{2}t(t-1)f(x_2)$$

注意: 中点公式少用了函数值 $f(x_1)$

$$f'(x_i) - P_n'(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (x_i - x_j)$$

可利用插值多项式，建立高阶数值微分公式：

$$f^{(k)} \approx P_m^{(k)}(x), \quad k = 1, 2, \dots$$

例：对 $P_2'(x_0 + th) = \frac{1}{2h}[(2t-3)f(x_0) - (4t-4)f(x_1) + (2t-1)f(x_2)]$. 再对 t 求导，

有 $P_2''(x_0 + th) = \frac{1}{h^2}(f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2))$,

$$\Rightarrow P_2''(x_1) = \frac{1}{h^2}(f(x_1 - h) - 2f(x_1) + f(x_1 + h)),$$

带余项的二阶三点公式：

$$f''(x_1) = \frac{1}{h^2}[f(x_1 - h) - 2f(x_1) + f(x_1 + h)] - \frac{h^2}{12}f^{(4)}(\xi).$$

同样，可以得到五点公式。



(3) 五点公式 ($n=4$)

$$\left\{ \begin{array}{ll} f'(x_0) = \frac{1}{12h}(-25y_0 + 48y_1 - 36y_2 + 16y_3 - 3y_4) & R'(x_0) = \frac{h^4}{5} f^{(5)}(\xi) \\ f'(x_1) = \frac{1}{12h}(-3y_0 - 10y_1 + 18y_2 - 6y_3 + y_4) & R'(x_1) = -\frac{h^4}{20} f^{(5)}(\xi) \\ f'(x_2) = \frac{1}{12h}(y_0 - 8y_1 + 8y_3 - y_4) & R'(x_2) = -\frac{h^4}{30} f^{(5)}(\xi) \\ f'(x_3) = \frac{1}{12h}(-y_0 + 6y_1 - 18y_2 + 10y_3 + 3y_4) & R'(x_3) = -\frac{h^4}{20} f^{(5)}(\xi) \\ f'(x_4) = \frac{1}{12h}(3y_0 - 16y_1 + 36y_2 - 48y_3 + 25y_4) & R'(x_4) = \frac{h^4}{5} f^{(5)}(\xi) \end{array} \right.$$

(4) 七点公式 ($n=6$)

$$f'(x_3) = \frac{1}{60h}(-y_0 + 9y_1 + 45y_2 + 45y_4 - 9y_5 + y_6) \quad R'(x_3) = -\frac{h^6}{140} f^{(7)}(\xi)$$



但应注意：当插值多项式 $P_n(x)$ 收敛于 $f(x)$ 时，不能保证 $P'_n(x)$ 一定收敛于 $f'(x)$ ，而且当节点间的距离缩小时，虽然截断误差缩小了，但舍入误差却可能增大。因此，缩小步长不一定都能提高计算结果的精确度。

例 3.8 已知函数 $f(x) = e^x$ 的下列数值

x	0	0.90	0.99	1.00	1.01	1.10	2
$f(x) = e^x$	1.000	2.460	2.691	2.718	2.746	3.004	7.389

试用三点数值微分公式(3.54)中的第二式计算 $f'(1)$ 的近似值并比较步长 h 分别取 1, 0.1, 0.01 的计算结果。

分别取 $x = x_0, x_1$ 和 x_2 ，即得带余项的三点数值微分公式：

$$\begin{cases} f'(x_0) = \frac{1}{2h}[-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)] + \frac{h^2}{3}f''(\xi) \\ f'(x_1) = \frac{1}{2h}[-f(x_0) + f(x_2)] - \frac{h^2}{6}f''(\xi) \\ f'(x_2) = \frac{1}{2h}[f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)] + \frac{h^2}{3}f''(\xi) \end{cases}$$

$\xi \in (x_0, x_2) \quad (3.54)$

解 (1) $h=1$ 时, 取 $x_0=0, x_1=1, x_2=2$

$$f'(1) \approx \frac{1}{2}(-e^0 + e^2) = 3.195$$

(2) $h=0.1$ 时, 取 $x_0=0.90, x_1=1.00, x_2=1.10$

$$f'(1) \approx \frac{1}{2 \times 0.1}(-e^{0.90} + e^{1.10}) = 2.720$$

(3) $h=0.01$ 时, 取 $x_0=0.99, x_1=1.00, x_2=1.01$

$$f'(1) \approx \frac{1}{2 \times 0.01}(-e^{0.99} + e^{1.01}) = 2.750$$

容易求得 $f'(1)$ 的真值为 $e^1 = 2.7182818$.

上面的计算结果表明, 当步长由 1 减少到 0.1 时, 计算精度明显提高, 但是当步长由 0.1 减少到 0.01 时, 精度反而有所降低. 问题的根源在于在实际计算中, 不但有截断误差, 还有舍入误差, 而数值微分恰好对舍入误差非常敏感, 它随 h 的缩小而增大, 这就是造成计算不稳定性的原因. 故使用数值微分公式时, 要特别注意误差的分析.

$$\begin{aligned} f'(x_0) &= \frac{1}{2h}[-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)] + \frac{h^2}{3}f'''(\xi) \\ f'(x_1) &= \frac{1}{2h}[-f(x_0) + f(x_2)] - \frac{h^2}{6}f'''(\xi) \\ f'(x_2) &= \frac{1}{2h}[f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)] + \frac{h^2}{3}f'''(\xi) \end{aligned}$$

x	0	0.90	0.99	1.00	1.01	1.10	2
$f(x)=e^x$	1.000	2.460	2.691	2.718	2.746	3.004	7.389

8.5.3 数值微分的外推法

根据 Taylor 公式，我们得到：

$$f(x+h) = f(x) + hf'(x) + \frac{h^2}{2!} f''(x) + \frac{h^3}{3!} f^{(3)}(x) + \dots$$

$$f(x-h) = f(x) - hf'(x) + \frac{h^2}{2!} f''(x) - \frac{h^3}{3!} f^{(3)}(x) + \dots$$

两式相减，除以 $2h$ ，移项得到：

$$f'(x) - \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} = - \sum_{i=1}^{\infty} \frac{f^{(2i+1)}(x)}{(2i+1)!} h^{2i} \quad (9.5.5)$$

记

$$G(h) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} \approx f'(x)$$

(9.5.5) 就是

$$f'(x) - G(h) = \alpha_1 h^2 + \alpha_2 h^4 + \alpha_3 h^6 + \cdots \quad (9.5.5)$$

利用 Richardson 外推法 (这里 $G(h)$ 相当于那里的 $T(h)$) 中, 取 $q = \frac{1}{2}$,

则有如下外推公式:

$$\left\{ \begin{array}{l} G_1(h) = G(h) \\ G_{m+1}(h) = \frac{G_m(h/2) - 4^{-m} G_m(h)}{1 - 4^{-m}} \end{array} \right. \quad (9.6.11)$$
$$= \frac{4^m G_m(h/2) - G_m(h)}{4^m - 1}, \quad m = 1, 2, \cdots$$



其中

$$f'(x) - G_{m+1}(h) = O(h^{2(m+1)})$$

例题：利用外推法求 $f(x) = e^x$ 在 $x = 1$ 处的一阶导数值。

解：见课本

$$\begin{cases} G_1(h) = G(h), \\ G_{m+1}(h) = \frac{4^m G_m\left(\frac{h}{2}\right) - G_m(h)}{4^m - 1}, m = 1, 2, \dots \end{cases} \quad (8.8)$$

公式 (9.6.11) 的计算过程见表 4.16, 表中①为外推步骤.

表 4.16

$G(h)$			
$G\left(\frac{h}{2}\right)$	① →	$G_2(h)$	
$G\left(\frac{h}{2^2}\right)$	② →	$G_2\left(\frac{h}{2}\right)$	③ → $G_3(h)$
$G\left(\frac{h}{2^3}\right)$	④ →	$G_2\left(\frac{h}{2^2}\right)$	⑤ → $G_3\left(\frac{h}{2}\right)$ ⑥ → $G_4(h)$
⋮		⋮	⋮



例题：利用 Richardson 外推法 ($h = 0.2$) 求 $f(x) = xe^x$ 在 $x = 2$ 处的一阶导数的近似值。

解：令

$$G(h) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} = \frac{(2+h)e^{2+h} - (2-h)e^{2-h}}{2h}$$

我们有

$$G(h) = G_1(h) = 22.414160, \quad G_1\left(\frac{h}{2}\right) = 22.228786,$$

于是

$$G_2(h) = \frac{4G_1(h/2) - G_1(h)}{4-1} = 22.166995$$

$$\begin{cases} G_1(h) = G(h) \\ G_{m+1}(h) = \frac{G_m(h/2) - 4^{-m} G_m(h)}{1 - 4^{-m}}, \quad m = 1, 2, \dots \end{cases} \quad (9.5.6)$$

从 $G_1\left(\frac{h}{2}\right) = 22.228786$, $G_1\left(\frac{h}{4}\right) = 22.182564$

又得 $G_2\left(\frac{h}{2}\right) = 22.167157$

再从 $G_2(h) = 22.166995$, $G_2\left(\frac{h}{2}\right) = 22.167157$

得 $G_3(h) = 22.167168$

即 $f'(2) \approx 22.167168$

而真值为 $f'(2) = 22.167168$

有 8 位有效数字
计算方法第9章



同样，根据 Taylor 公式

$$f(x+h) = f(x) + hf'(x) + \frac{h^2}{2!} f''(x) + \frac{h^3}{3!} f^{(3)}(x) + \dots$$

$$f(x-h) = f(x) - hf'(x) + \frac{h^2}{2!} f''(x) - \frac{h^3}{3!} f^{(3)}(x) + \dots$$

两式相加，除以 h^2 ，移项得到：

$$f''(x) - \frac{f(x+h) - 2f(x) + f(x-h)}{h^2} = - \sum_{i=1}^{\infty} \frac{2f^{(2i+2)}(x)}{(2i+2)!} h^{2i}$$

令 $G(h) = \frac{f(x+h) - 2f(x) + f(x-h)}{h^2} \approx f''(x)$, 上式就是

$$f''(x) - G(h) = \beta_1 h^2 + \beta_2 h^4 + \beta_3 h^6 + \cdots \quad (9.5.5')$$

再利用 Richardson 外推法 (这里 $G(h)$ 相当于那里的 $T(h)$) 中, 取 $q = \frac{1}{2}$, 则

有如下二阶导数外推公式:

$$\begin{cases} G_1(h) = G(h) \\ G_{m+1}(h) = \frac{G_m(h/2) - 4^{-m} G_m(h)}{1 - 4^{-m}}, \quad m = 1, 2, \cdots \end{cases}$$

其中

$$f''(x) - G(h) = \beta_1 h^2 + \beta_2 h^4 + \beta_3 h^6 + \cdots \quad (9.5.5')$$

例 9 用外推法计算 $f(x) = x^2 e^{-x}$ 在 $x = 0.5$ 的导数.

解 令 $G(h) = \frac{1}{2h} \left[\left(\frac{1}{2} + h \right)^2 e^{-(\frac{1}{2}+h)} - \left(\frac{1}{2} - h \right)^2 e^{-(\frac{1}{2}-h)} \right],$

当 $h = 0.1, 0.05, 0.025$ 时, 由外推法表 4-10 可算得

$$G(0.1) = 0.4516049081$$

$$G(0.05) = 0.4540761693 \downarrow \textcircled{1} G_1(h) = 0.4548999231$$

$$G(0.025) = 0.4546926288 \downarrow \textcircled{2} G_1\left(\frac{h}{2}\right) = 0.4548981152$$

$$\downarrow \textcircled{3} G_2 = 0.454897994$$

$f'(0.5)$ 的精确值为 0.454897994, 可见当 $h = 0.025$ 时用中点微分公式只有 3 位有效数字, 外推一次达到 5 位有效数字, 外推两次达到 9 位有效数字.



例题：求 $f(x) = x^2 e^{-x}$ 在 $x = 0.5$ 处的导数。

解：令 $G(h) = \frac{1}{2h} \left[f(1 + \frac{h}{2}) - f(1 - \frac{h}{2}) \right] = \frac{1}{2h} \left[(1 + \frac{h}{2})^2 e^{1+h/2} - (1 - \frac{h}{2})^2 e^{1-h/2} \right]$

```
function Lomborg_Daoshu
%用途：用外推法求导数
%fun是待求导函数，要求x处的导数
%tol允许误差 s：导数近似值
format long;clear;
a=0;b=1;h=(b-a)/10;x=0.5;
G(1,1)= DaoShu(@fun,h,x);
for i=2:3
    for j=1:i
        if j==1, G(i,j)= DaoShu(@fun,h/2^(i-1),x);
        else, G(i,j)=(4^(j-1)*G(i,j-1)-G(i-1,j-1))/(4^(j-1)-1); end
    end
end
G,s=G(3,3);s, xlswrite('d:\\1.xls', G,'sheet1', 'b2')
function fun=fun(x) %被积函数
fun=x^2*exp(-x);
function DaoShu=DaoShu(fun,h,x) %求差分
DaoShu=1/(2*h)*(fun(1/2+h)-fun(1/2-h));
```



结果:

G =

0.45160490814074	0	0	
0.45407616936688	0.45489992310893		0
0.45469262877367	0.45489811524259	0.45489799471817	

S =

0.45489799471817