



東北大學
Northeastern University

数值分析

理学院 数学系

计算数学教研室



2017年12月13日

东北大学



目 录

Contents

1

第一章 绪论

2

第二章 解线性方程组的直接方法

3

第三章 解线性方程组的迭代法

4

第四章 非线性方程组求根

5

第五章 插值与逼近

6

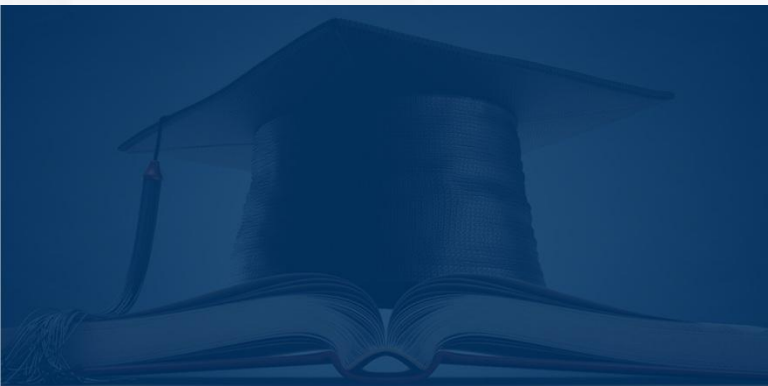
第六章 数值积分与数值微分

7

第七章 常微分方程数值解法

06

数值积分与数值微分



数值积分的基本概念



艾萨克·牛顿 (Isaac Newton 1643年-1727年) 英国著名的物理学家、数学家



戈特弗里德·威廉·莱布尼茨 (Gottfried Wilhelm Leibniz, 1646年-1716年) 德国数学家

数值积分的基本概念

牛顿-莱布尼茨公式

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

但很多函数找不到原函数，如

$$f(x) = \frac{\sin x}{x}, \quad f(x) = e^{-x^2}$$

另一方面，有很多函数只知一些离散点的函数值，并无表达式。

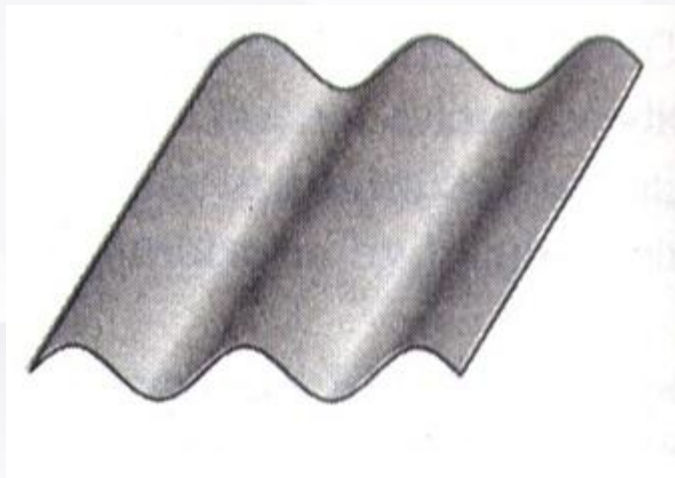
所以牛顿-莱布尼茨公式有时不能直接应用。

数值积分的基本概念

例如，一块铝合金的横断面为正弦波，要求原材料铝合金板的长度，也就是 $f(x) = \sin x$ 从 $x = 0$ 到 $x = b$ 的曲线弧长 L ，可用积分表示为

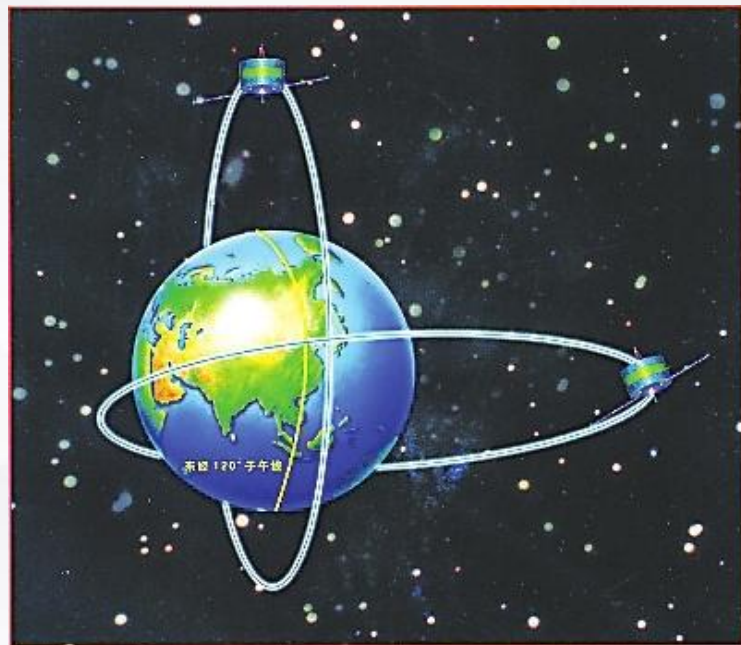
$$L = \int_0^b \sqrt{1 + (f'(x))^2} dx = \int_0^b \sqrt{1 + \cos^2 x} dx$$

这是一个椭圆积分计算问题。



数值积分的基本概念

卫星轨道的计算也是一个椭圆积分计算问题。找不到被积函数的原函数。然而，这时我们可以用数值积分方法计算。



数值积分的基本概念

从定积分的定义 $I = \int_a^b f(x)dx = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \sum_{i=0}^n f(x_i)\Delta x_i$ ，自然想到可以利用被

积函数 $f(x)$ 在区间 $[a,b]$ 上一些离散节点 x_k 处的函数值 $f(x_k)$ 的线性组合

$I_n = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$ 近似定积分，即有 $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \cdots \cdots (1)$ ，或

$\int_a^b f(x)dx = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) + R[f]$. 称(1)为求积公式的一般形式, $\{x_k\} (k=0,1,\cdots,n)$ 为求

积节点, $\{A_k\} (k=0,1,\cdots,n)$ 为求积系数, $R[f]$ 为求积公式的误差或余项.

显然，一个求积公式由它的求积节点和求积系数唯一确定.

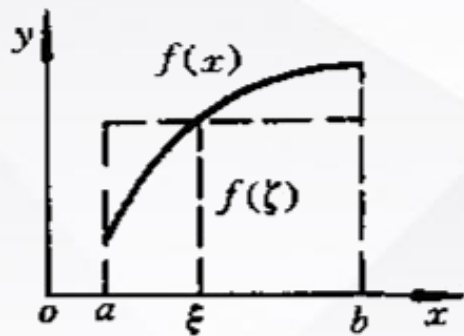
数值积分的基本概念

积分中值定理：在 $[a, b]$ 内存在一点 ξ ,有

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

成立。

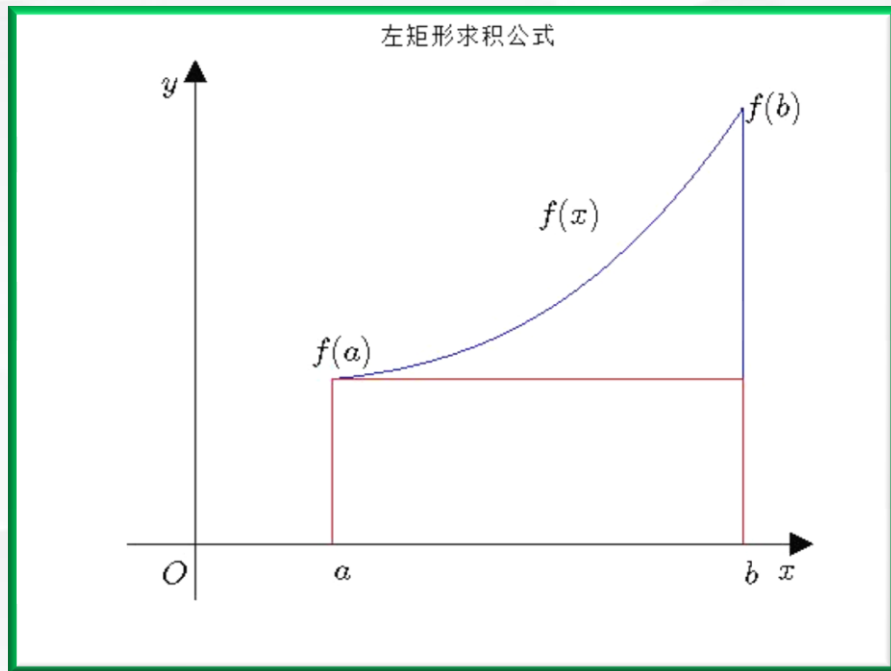
就是说, 底为 $b-a$ 而高为 $f(\xi)$ 的矩形面积恰等于所求曲边梯形的面积。



问题在于点 ξ 的具体位置一般是不知道的,因而难以准确算出 $f(\xi)$ 的值. 我们对 $f(\xi)$ 提供一种近似算法,相应地便获得一种数值求积方法.

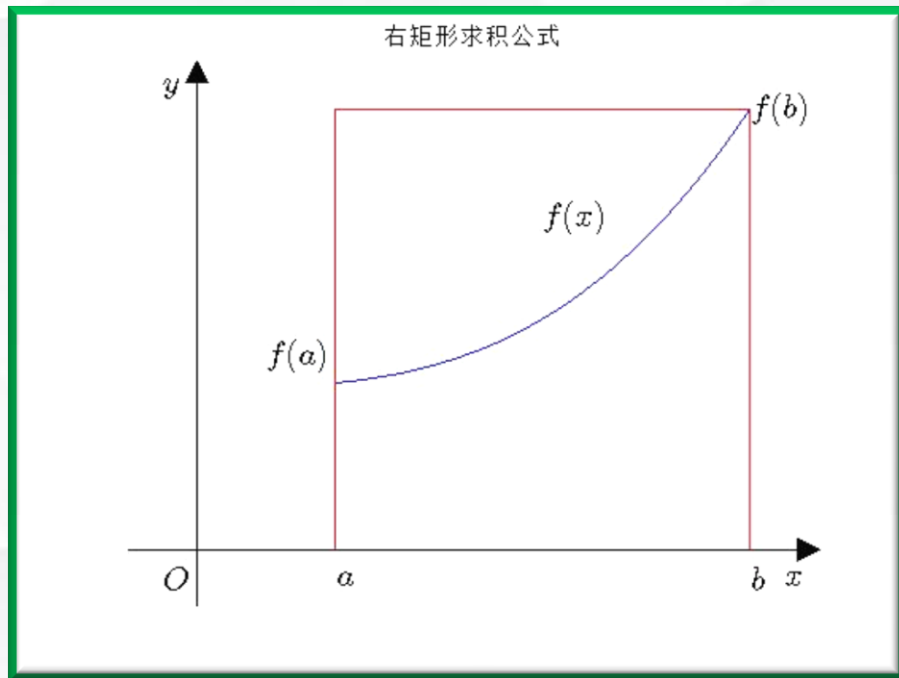
数值积分的基本概念

左矩形公式为: $\int_a^b f(x)dx \approx f(a)(b-a)$



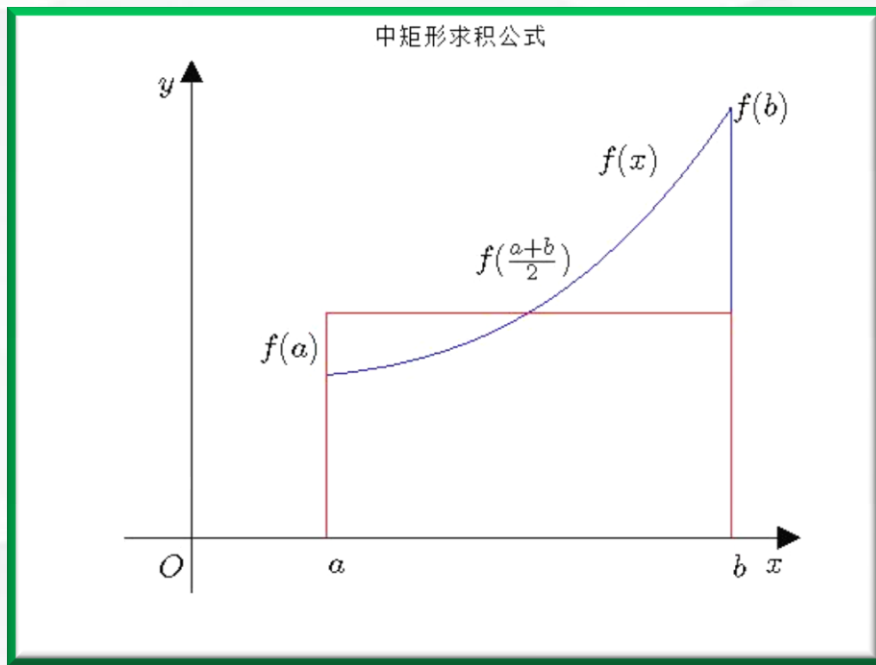
数值积分的基本概念

右矩形公式为: $\int_a^b f(x)dx \approx f(b)(b-a)$



数值积分的基本概念

中矩形公式为: $\int_a^b f(x)dx \approx (b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right)$



数值积分的基本概念

左矩形公式误差估计：由于 $f(x) - f(a) = f'(\xi_x)(x - a)$ ，所以有

$$\begin{aligned} R[f] &= \int_a^b f(x)dx - f(a)(b - a) \\ &= \int_a^b f'(\xi_x)(x - a)dx = \frac{(b - a)^2}{2} f'(\xi), \quad \xi \in (a, b). \end{aligned}$$

右矩形公式误差估计：由于 $f(x) - f(b) = f'(\eta_x)(x - b)$ ，所以有

$$\begin{aligned} R[f] &= \int_a^b f(x)dx - f(b)(b - a) \\ &= \int_a^b f'(\eta_x)(x - b)dx = -\frac{(b - a)^2}{2} f'(\eta), \quad \eta \in (a, b). \end{aligned}$$

中矩形求积公式误差估计：由Taylor展开式有

$$f(x) = f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f'\left(\frac{a+b}{2}\right)\left(x - \frac{a+b}{2}\right) + \frac{f''(\xi_x)}{2}\left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2,$$

所以有

$$\int_a^b f(x)dx - f\left(\frac{a+b}{2}\right)(b-a) = -\frac{f''(\eta)}{24}(b-a)^3, \quad \eta \in (a, b).$$

求积公式的代数精度

数值积分公式用来近似计算定积分，求积节点和求积系数的选择不同近似程度可能不同，如何衡量近似程度？



求积公式的代数精度

定义 若求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$ 对 $f(x) = x^j (j = 0, 1, 2, \dots, m)$

都精确成立, 但对 $f(x) = x^{m+1}$ 不精确成立, 即

$$\int_a^b x^j dx = \sum_{k=0}^n A_k x_k^j, \quad j = 0, 1, 2, \dots, m, \quad \int_a^b x^{m+1} dx \neq \sum_{k=0}^n A_k x_k^{m+1},$$

则称此公式具有 m 次代数精度.

可见, 若求积公式具有 m 次代数精度, 则公式对所有次数不超过 m 的多项式都精确成立. 考虑到任何连续函数都可由多项式序列逼近, 因此, 代数精度越高求积公式的精度一般也就越高.

求积公式的代数精度

若求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$ ，具有 n 次代数精度，则

$$\left\{ \begin{array}{l} A_0 + A_1 + \dots + A_n = b - a \\ x_0 A_0 + x_1 A_1 + \dots + x_n A_n = \frac{b^2 - a^2}{2} \\ \dots\dots\dots \\ x_0^n A_0 + x_1^n A_1 + \dots + x_n^n A_n = \frac{b^{n+1} - a^{n+1}}{n+1} \end{array} \right.$$

这是关于 A_0, A_1, \dots, A_n 的线性方程组，其系数行列式为

$$D = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_0 & x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ x_0^2 & x_1^2 & x_2^2 & \cdots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_0^n & x_1^n & x_2^n & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i) \neq 0 \quad \text{所以方程组(1)有唯一解。}$$

求积公式的代数精度

例1 试确定参数 A_0, A_1, A_2 使求积公式

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx A_0 f(-1) + A_1 f(0) + A_2 f(1)$$

具有尽可能高的代数精度,并问代数精度是多少?

解: 令公式对 $f(x)=1, x, x^2$ 都精确成立, 则

$$\begin{cases} A_0 + A_1 + A_2 = 2 \\ -A_0 + A_2 = 0 \\ A_0 + A_2 = 2/3 \end{cases}, \text{ 解得: } A_0 = A_2 = \frac{1}{3}, A_1 = \frac{4}{3},$$

求积公式为 $\int_{-1}^1 f(x)dx \approx \frac{1}{3}[f(-1) + 4f(0) + f(1)]$,

当 $f(x)=x^3$ 时, 左=0, 右=0, 公式也精确成立,

当 $f(x)=x^4$ 时, 左=2/5, 右=2/3, 公式不精确成立,

所以, 此公式的代数精度为3.

求积公式的代数精度

例2 试确定参数 A_0, A_1, A_2 使求积公式

$$\int_{-1}^1 x^2 f(x) dx \approx A_0 f(-1) + A_1 f(0) + A_2 f(1)$$

具有尽可能高的代数精度,并问代数精度是多少?

解: 令公式对 $f(x)=1, x, x^2$ 都精确成立, 则

$$\begin{cases} A_0 + A_1 + A_2 = 2/3 \\ -A_0 + A_2 = 0 \\ A_0 + A_2 = 2/5 \end{cases}, \text{ 解得: } A_0 = A_2 = \frac{1}{5}, A_1 = \frac{4}{15},$$

求积公式为 $\int_{-1}^1 x^2 f(x) dx \approx \frac{1}{15} [3f(-1) + 4f(0) + 3f(1)]$,

经验证公式对 $f(x)=x^3$ 精确成立, 但对 $f(x)=x^4$ 不精确成立, 所以, 公式的代数精度为3.

求积公式的代数精度

例3 试确定参数 A_0, A_1 和 x_0, x_1 使求积公式

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

具有尽可能高的代数精度,并问代数精度是多少?

解: 令公式对 $f(x) = 1, x, x^2, x^3$ 都精确成立, 则

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

$$\text{求积公式为 } \int_{-1}^1 f(x)dx \approx f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}\right),$$

求积公式的代数精度为3.

插值型数值求积公式

若已知定积分 $I = \int_a^b f(x)dx$ 的被积函数 $f(x)$ 在节点 $a \leq x_0 < x_1 < \cdots < x_n \leq b$ 上的函数值 $y_k = f(x_k)$, $k = 0, 1, 2, \cdots, n$, 则可以构造 n 次Lagrange插值多项式

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

$$\text{因此 } \int_a^b f(x)dx \approx \int_a^b L_n(x)dx = \int_a^b \left[\sum_{k=0}^n f(x_k) l_k(x) \right] dx = \sum_{k=0}^n \left[\int_a^b l_k(x) dx \right] f(x_k)$$

$$\text{若记 } A_k = \int_a^b l_k(x) dx \cdots \cdots (1), \text{ 则有 } \int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \cdots \cdots (2).$$

求积系数由式(1)确定的求积公式(2)称为插值型求积公式.

插值型数值求积公式

设 $f(x)$ 在 $[a,b]$ 具有 $n+1$ 阶连续导数, 则Lagrange插值余项为

$$f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \quad \xi_x \in (a,b)$$

从而得到插值型求积公式的误差如下

$$\begin{aligned} R[f] &= \int_a^b [f(x) - L_n(x)] dx \\ &= \frac{1}{(n+1)!} \int_a^b f^{(n+1)}(\xi_x) \omega_{n+1}(x) dx, \quad \xi_x \in (a,b). \end{aligned}$$

插值型数值求积公式

对于区间 $[a,b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的积分

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

这里函数 $\rho(x)$ 是非负连续函数,称为 $[a,b]$ 上的权函数.

它的物理意义可以解释为密度函数.

以 $x_k (k=0,1,\dots,n)$ 为节点的插值型求积公式为 $I_n = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$,

其中, 求积系数为 $A_k = \int_a^b \rho(x) l_k(x) dx$,

误差表达式 $R[f] = \frac{1}{(n+1)!} \int_a^b \rho(x) f^{n+1}(\xi_x) \omega_{n+1}(x) dx$.

插值型数值求积公式

为了简化计算, 取等距节点 $x_k = a + kh, (k = 0, 1, 2, \dots, n, h = \frac{b-a}{n})$

$$\text{则 } A_k = \int_a^b l_k(x) dx = \int_a^b \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n \frac{x - x_i}{x_k - x_i} dx \stackrel{\text{令 } x=a+th}{=} \frac{(-1)^{n-k} h}{k!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n (t-i) dt$$

$$\text{令 } C_k^{(n)} = \frac{1}{b-a} A_k = \frac{(-1)^{n-k}}{nk!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n (t-i) dt, k = 0, 1, \dots, n \dots\dots (3)$$

$$\text{则有 } \int_a^b f(x) dx \approx (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} f(x_k) \dots\dots (4)$$

称式(4)为Newton-Cotes公式. $C_k^{(n)}$ 称为Cotes系数.

例1 设 $f(x) \in C^2[a, b]$, 求 $n=1$ 时的Newton-Cotes公式并估计误差.

解: 计算Cotes系数 $C_0^{(1)} = -\int_0^1 (t-1)dt = \frac{1}{2}, C_1^{(1)} = \int_0^1 tdt = \frac{1}{2},$

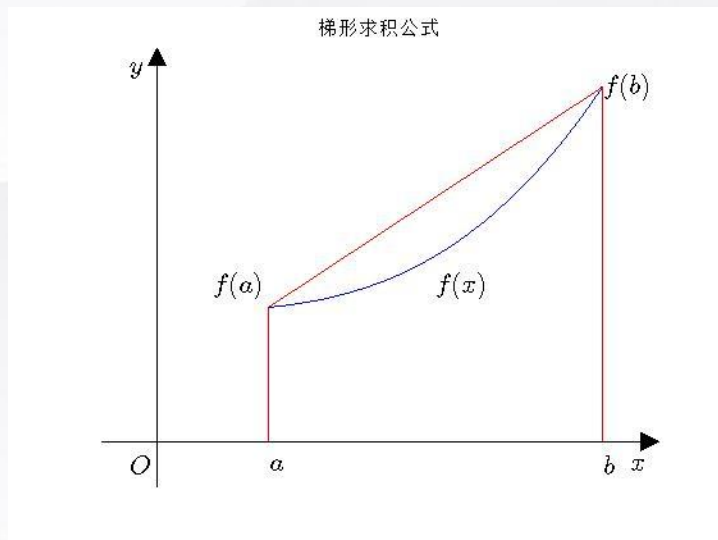
于是有 $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2}[f(a) + f(b)],$

$$\begin{aligned} R[f] &= \frac{1}{2!} \int_a^b f''(\xi_x)(x-a)(x-b)dx = \frac{f''(\eta)}{2} \int_a^b (x-a)(x-b)dx \\ &= -\frac{(b-a)^3}{12} f''(\eta), \quad \eta \in (a, b). \end{aligned}$$

若记 $M_2 = \max_{a \leq x \leq b} |f''(x)|$, 则有误差估计 $|R[f]| \leq \frac{M_2}{12} (b-a)^3.$

插值型数值求积公式

从几何上看:



所以公式 $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2}[f(a) + f(b)] = T$
也称为梯形公式,记为T.

Newton-Cotes求积公式

例 设 $f(x) \in C^2[a, b]$, 求 $n=1$ 时的Newton-Cotes公式并估计误差.

解: 计算Cotes系数 $C_0^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 (t-1)(t-2) dt = \frac{1}{6},$

$$C_1^{(2)} = -\frac{1}{2} \int_0^2 t(t-2) dt = \frac{4}{6}, C_2^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 t(t-1) dt = \frac{1}{6},$$

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

称之为Simpson公式或抛物线公式, 记为S.

Newton-Cotes求积公式

容易证明Simpson公式对不高于三次的多项式精确成立,即

$$\int_a^b p_3(x)dx = \frac{b-a}{6} [p_3(a) + 4p_3(\frac{a+b}{2}) + p_3(b)]$$

下面考虑Simpson求积公式的误差

构造三次多项式 $H_3(x)$ 使满足 $H_3(a) = f(a), H_3(b) = f(b),$

$$H_3(\frac{a+b}{2}) = f(\frac{a+b}{2}), H_3'(\frac{a+b}{2}) = f'(\frac{a+b}{2}),$$

这时插值误差为

$$f(x) - H_3(x) = \frac{f^{(4)}(\xi_x)}{4!} (x-a)(x-\frac{a+b}{2})^2(x-b), \quad \xi_x \in (a,b)$$

Newton-Cotes求积公式

于是有

$$\begin{aligned} R[f] &= \int_a^b f(x)dx - \frac{b-a}{6} \left[f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right] \\ &= \int_a^b f(x)dx - \frac{b-a}{6} \left[H_3(a) + 4H_3\left(\frac{a+b}{2}\right) + H_3(b) \right] \\ &= \int_a^b f(x)dx - \int_a^b H_3(x)dx \\ &= \frac{1}{4!} \int_a^b f^{(4)}(\xi_x) (x-a) \left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 (x-b) dx \\ &= \frac{f^{(4)}(\eta)}{4!} \int_a^b (x-a) \left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 (x-b) dx \\ &= -\frac{(b-a)^5}{2880} f^{(4)}(\eta), \quad \eta \in (a, b), \end{aligned}$$

若记 $M_4 = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(4)}(x)|$, 则有 $|R[f]| \leq \frac{M_4}{2880} (b-a)^5$.

Newton-Cotes求积公式

由于构造Newton-Cotes公式需要Cotes系数,将其列表如下:

$k \backslash n$	0	1	2	3	4	5	6	7	8
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	$\frac{7}{90}$	$\frac{16}{45}$	$\frac{2}{15}$	$\frac{16}{45}$	$\frac{7}{90}$				
5	$\frac{19}{288}$	$\frac{25}{96}$	$\frac{25}{144}$	$\frac{25}{144}$	$\frac{25}{96}$	$\frac{19}{288}$			
6	$\frac{41}{840}$	$\frac{9}{35}$	$\frac{9}{280}$	$\frac{34}{105}$	$\frac{9}{280}$	$\frac{9}{35}$	$\frac{41}{840}$		
7	$\frac{751}{17280}$	$\frac{3577}{17280}$	$\frac{1323}{17280}$	$\frac{2989}{17280}$	$\frac{2989}{17280}$	$\frac{1323}{17280}$	$\frac{3577}{17280}$	$\frac{751}{17280}$	
8	$\frac{989}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$	$\frac{-928}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$\frac{-4540}{28350}$	$\frac{10496}{28350}$	$\frac{-928}{28350}$	$\frac{5888}{28350}$	$\frac{989}{28350}$

Newton-Cotes求积公式

一般地, Newton-Cotes公式的截断误差为

$$R[f] = \begin{cases} \frac{f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \int_a^b \omega_{n+1}(x) dx & (n \text{ 为奇数}) \\ \frac{f^{(n+2)}(\eta)}{(n+2)!} \int_a^b x \omega_{n+1}(x) dx & (n \text{ 为偶数}) \end{cases} \quad \eta \in (a, b).$$

从而, $n+1$ 个节点的插值型求积公式至少具有 n 次代数精度, n 是偶数时 Newton-Cotes 公式具有 $n+1$ 次代数精度.

例1 求 $n=4$ 的Newton-Cotes公式及误差.

解: 查表可得 $C_0^{(4)} = \frac{7}{90}, C_1^{(4)} = \frac{16}{45}, C_2^{(4)} = \frac{2}{15}, C_3^{(4)} = \frac{16}{45}, C_4^{(4)} = \frac{7}{90},$

于是有 $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{90} [7f(x_0) + 32f(x_1) + 12f(x_2) + 32f(x_3) + 7f(x_4)],$

其中 $x_k = a + kh, k = 0, 1, 2, 3, 4, h = \frac{b-a}{4},$ 称之为Cotes公式, 记为C.

其误差为 $R[f] = -\frac{(b-a)^7}{1935360} f^{(6)}(\eta), \quad \eta \in (a, b).$

Newton-Cotes求积公式

例2 用梯形公式、Simpson公式和Cotes公式求积分

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

的近似值.

解: $I \approx T = 1/2(4+2)=3$

$$I \approx S = 1/6(4+12.8+2)=3.13333$$

$$I \approx C = 1/90(28+\dots+14)=3.14212$$

复化求积公式

问题1 由梯形、辛普森和柯特斯求积公式余项，分析随着求积节点数的增加，对应公式的精度是怎样变化？

问题2 当 $n \geq 8$ 时，Newton-Cotes 求积公式还具有数值稳定性吗？可用增加求积节点数的方法来提高计算精度吗？

在实际应用中，通常将积分区间分成若干小区间，将每个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.

复化求积公式

在区间 $[a,b]$ 上, 取等距节点 $x_k = a + kh, k = 0, 1, 2, \dots, n, h = \frac{b-a}{n}$, 由定积分

的区间可加性, 有
$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{k=1}^n \int_{x_{k-1}}^{x_k} f(x)dx \dots\dots (1)$$

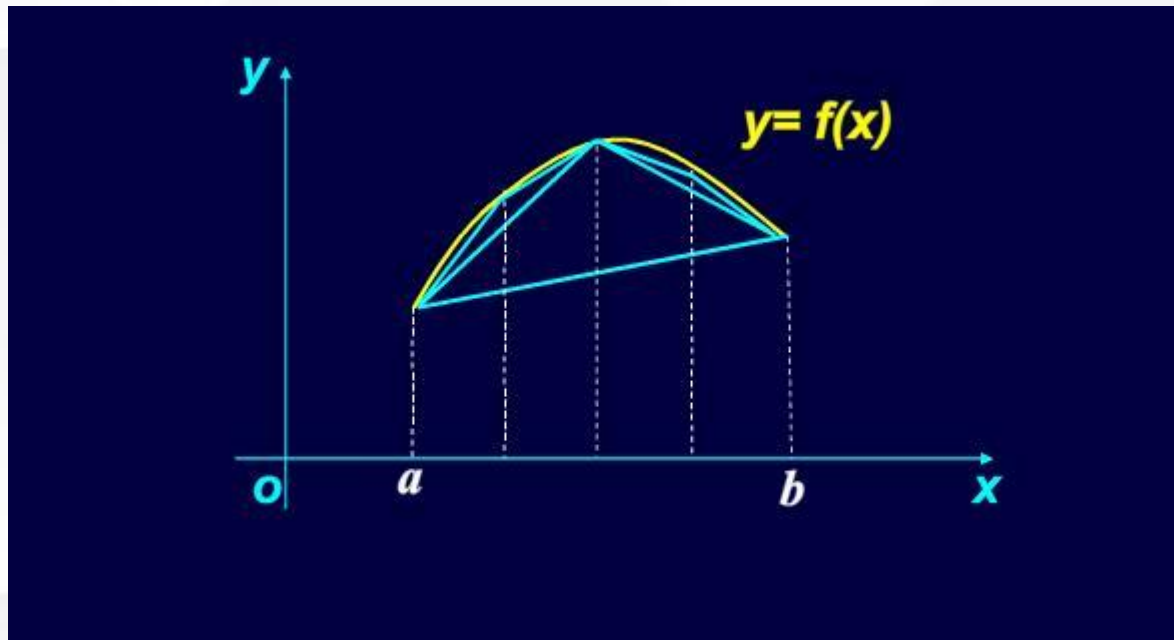
若在每个小区间 $[x_{k-1}, x_k]$ 用梯形公式, 则有

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x)dx &\approx \sum_{k=1}^n \frac{h}{2} [f(x_{k-1}) + f(x_k)] \\ &= \frac{h}{2} [f(x_0) + f(x_1) + f(x_1) + f(x_2) + f(x_2) + f(x_3) + \dots + f(x_{n-1}) + f(x_n)] \\ &= \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] \end{aligned}$$

称为复化梯形公式, 记为

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

复化求积公式



复化求积公式

复化梯形公式的误差为

$$\begin{aligned} I - T_n &= -\frac{h^3}{12}[f''(\xi_1) + f''(\xi_2) + \cdots + f''(\xi_n)] \\ &= -\frac{h^2(b-a)}{12}f''(\eta), \quad \eta \in (a, b), \end{aligned}$$

若果记 $M_2 = \max_{a \leq x \leq b} |f''(x)|$, 则有 $|I - T_n| \leq \frac{(b-a)^3}{12n^2} M_2$,

可见, 复化梯形公式是收敛的. 而且, 要是 $|I - T_n| < \varepsilon$, 只要

$$\frac{(b-a)^3}{12n^2} M_2 < \varepsilon \quad \text{或} \quad n > \sqrt{\frac{(b-a)^3 M_2}{12\varepsilon}}$$

复化求积公式

若将(1)式中,每个小区间上的积分采用Simpson公式,则可得到复化Simpson公式:

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

其中, $x_{k-\frac{1}{2}} = \frac{1}{2}(x_{k-1} + x_k) = a + (k - \frac{1}{2})h$, 而且误差为

$$\begin{aligned} I - S_n &= -\frac{h^5}{2880} [f^{(4)}(\xi_1) + f^{(4)}(\xi_2) + \cdots + f^{(4)}(\xi_n)] \\ &= -\frac{(b-a)h^4}{2880} f^{(4)}(\eta), \quad \eta \in (a, b). \end{aligned}$$

如果记 $M_4 = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(4)}(x)|$, 则有 $|I - S_n| \leq \frac{(b-a)^5}{2880n^4} M_4$.

复化求积公式

复化Simpson公式也是收敛的，而且，要使 $|I - S_n| < \varepsilon$ ，只要

$$\frac{(b-a)^5}{2880n^4} M_4 < \varepsilon \quad \text{或} \quad n > \sqrt[4]{\frac{(b-a)^5 M_4}{2880\varepsilon}}.$$

类似的可得复化Cotes公式：

$$\begin{aligned} I = \int_a^b f(x)dx \approx & \frac{h}{90} [7f(a) + 32 \sum_{k=1}^n (f(x_{k-\frac{3}{4}}) + f(x_{k-\frac{1}{4}})) \\ & + 12 \sum_{k=1}^n f(x_{k-\frac{1}{2}}) + 14 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + 7f(b)] \end{aligned}$$

$$\text{其中, } x_{k-\frac{3}{4}} = a + (k - \frac{3}{4})h, \quad x_{k-\frac{1}{4}} = a + (k - \frac{1}{4})h.$$

复化求积公式

复化Cotes公式的误差为:

$$I - C_n = -\frac{(b-a)h^6}{1935360} f^{(6)}(\eta), \quad \eta \in (a, b),$$

$$|I - C_n| \leq \frac{(b-a)^7}{1935360 n^6} M_6, \quad M_6 = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(6)}(x)|$$

复化Cotes公式也是收敛的, 而且, 要使 $|I - C_n| < \varepsilon$, 只要

$$\frac{(b-a)^7}{1935360 n^6} M_6 < \varepsilon \quad \text{或} \quad n > \sqrt[6]{\frac{(b-a)^7 M_6}{1935360 \varepsilon}}.$$

复化求积公式的应用

例1 已知函数 $f(x) = \frac{\sin x}{x}$ 的数据表

x_k	$f(x_k)$	x_k	$f(x_k)$	x_k	$f(x_k)$
0	1	3/8	0.9767267	3/4	0.9088517
1/8	0.9973978	1/2	0.9588511	7/8	0.8771926
1/4	0.9896158	5/8	0.9361556	1	0.8414710

分别用复化梯形公式、复化Simpson公式和复化Cotes公式计算积分

$$I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx \text{ 的近似值.}$$

复化求积公式的应用

解:

复化梯形公式 $\int_a^b f(x)dx \approx T_n = \frac{h}{2}[f(a) + 2\sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$

$$T_8 = \frac{1}{16}[f(0) + 2f(\frac{1}{8}) + 2f(\frac{1}{4}) + 2f(\frac{3}{8}) + 2f(\frac{1}{2}) \\ + 2f(\frac{5}{8}) + 2f(\frac{3}{4}) + 2f(\frac{7}{8}) + f(1)] = 0.9456909$$

复化辛普森公式: $\int_a^b f(x)dx \approx S_n = \frac{h}{6}[f(a) + 4\sum_{k=1}^n f(x_{k-\frac{1}{2}}) + 2\sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$

$$S_4 = \frac{1}{24}[f(0) + 4f(\frac{1}{8}) + 4f(\frac{3}{8}) + 4f(\frac{5}{8}) + 4f(\frac{7}{8}) \\ + 2f(\frac{1}{4}) + 2f(\frac{1}{2}) + 2f(\frac{3}{4}) + f(1)] = 0.9460833$$

复化求积公式的应用

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

$$C_2 = \frac{1}{180} [7f(0) + 32f(\frac{1}{8}) + 32f(\frac{3}{8}) + 32f(\frac{5}{8}) + 32f(\frac{7}{8}) + 12f(\frac{1}{4}) + 12f(\frac{3}{4}) + 14f(\frac{1}{2}) + 7f(1)] = 0.9460830$$

定积分 I 精确到小数点后7位的值是0.9460831.

例2 利用复化梯形公式和复化Simpson公式分别计算上例中定积分，若使精度 $\varepsilon = 10^{-6}$ ，问各需取 n 为多少？

解 复化梯形公式要使 $|I - T_n| < \varepsilon$ ，只要

$$\frac{(b-a)^5}{2880n^4} M_4 < \varepsilon \quad \text{或} \quad n > \sqrt[4]{\frac{(b-a)^5 M_4}{2880\varepsilon}}$$

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

$$f'(x) = -\int_0^1 t \sin xt dt,$$

$$f''(x) = -\int_0^1 t^2 \cos xt dt,$$

$$f'''(x) = \int_0^1 t^3 \sin xt dt,$$

$$f^{(4)}(x) = \int_0^1 t^4 \cos xt dt.$$

于是有 $|f''(x)| \leq \int_0^1 t^2 |\cos xt| dt < \frac{1}{3} = M_2$, $|f^{(4)}(x)| \leq \int_0^1 t^4 |\cos xt| dt < \frac{1}{5} = M_4$.

对复化梯形公式, 若使 $|I - T_n| < 10^{-6}$, 只要

$$n > \sqrt{\frac{1}{36 \times 10^{-6}}} = \frac{10^3}{6} = 166.67, \text{ 故应取 } n = 167.$$

对复化Simpson公式, 若使 $|I - S_n| < 10^{-6}$, 只要

$$n > \sqrt[4]{\frac{1}{5 \times 2880 \times 10^{-6}}} = 2.89, \text{ 故应取 } n = 3.$$

实际上, $S_3 = 0.9460838$

Romberg求积公式

复化求积公式对提高积分精度是可行的方法，但在使用求积公式前需要给出合适的步长，步长取得太大精度难以保证，步长太小又会导致计算量大大增加.为了克服这些困难，我们来介绍Romberg求积公式，以及相关算法.

Romberg求积公式

由于
$$I - T_n = -\frac{(b-a)^3}{12n^2} f''(\eta), \quad \eta \in (a, b)$$

$$I - T_{2n} = -\frac{(b-a)^3}{12(2n)^2} f''(\tilde{\eta}), \quad \tilde{\eta} \in (a, b)$$

所以有 $\frac{I - T_n}{I - T_{2n}} \approx 4$ 由此得 $I \approx \frac{4T_{2n} - T_n}{3}$ 或 $I - T_{2n} \approx \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n)$

一方面, 若 $|T_{2n} - T_n| < 3\varepsilon$, 则有近似误差 $|I - T_{2n}| < \varepsilon$

另一方面, $\frac{4T_{2n} - T_n}{3}$ 应比 T_n 和 T_{2n} 的近似程度更好.

Romberg求积公式

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

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

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

于是有 $\frac{4T_{2n} - T_n}{3} = \frac{h}{6}[f(a) + 4\sum_{k=1}^n f(x_{k-\frac{1}{2}}) + 2\sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] = S_n$

而且有 $T_{2n} = \frac{T_n}{2} + \frac{h}{2}\sum_{k=1}^n f(x_{k-\frac{1}{2}}) = \frac{T_n}{2} + \frac{b-a}{2n}\sum_{k=1}^n f(a + \frac{(k - \frac{1}{2})(b-a)}{n})$

Romberg求积公式

因此有逐次分半的复化梯形公式的递推公式：

$$\begin{cases} T_{2^0} = T_1 = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \\ T_{2^k} = \frac{T_{2^{k-1}}}{2} + \frac{b-a}{2^k} \sum_{i=1}^{2^{k-1}} f\left(a + \frac{(i-\frac{1}{2})(b-a)}{2^{k-1}}\right), \quad k=1,2,3,\dots \end{cases}$$

而且，要使 $|I - T_{2^k}| < \varepsilon$ ，只要 $|T_{2^k} - T_{2^{k-1}}| < 3\varepsilon$ 。

也有逐次分半的复化Simpson公式的递推公式：

$$\begin{cases} T_{2^0} = T_1 = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \\ T_{2^k} = \frac{T_{2^{k-1}}}{2} + \frac{b-a}{2^k} \sum_{i=1}^{2^{k-1}} f\left(a + \frac{(i-\frac{1}{2})(b-a)}{2^{k-1}}\right), \quad k=1,2,3,\dots \\ S_{2^{k-1}} = \frac{4T_{2^k} - T_{2^{k-1}}}{3}, \quad k=1,2,3,\dots \end{cases}$$

Romberg求积公式

由复化Simpson公式的误差估计式有：

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

$$I - S_{2n} = -\frac{(b-a)^5}{2880(2n)^4} f^{(4)}(\bar{\eta}), \quad \bar{\eta} \in (a,b).$$

所以有 $\frac{I - S_n}{I - S_{2n}} \approx 16$ ，由此得 $I \approx \frac{16S_{2n} - S_n}{15}$ 或 $I - S_{2n} \approx \frac{1}{15}(S_{2n} - S_n)$.

一方面，若 $|S_{2n} - S_n| < 15\varepsilon$ ，则有近似误差 $|I - S_{2n}| < \varepsilon$.

另一方面， $\frac{16S_{2n} - S_n}{15}$ 应比 S_n 和 S_{2n} 的近似程度更好.

事实上，有 $\frac{16S_{2n} - S_n}{15} = C_n$.

Romberg求积公式

类似地, 由于 $I - C_n = -\frac{(b-a)^7}{1935360n^6} f^{(6)}(\eta), \quad \eta \in (a, b),$

$$I - C_{2n} = -\frac{(b-a)^7}{1935360(2n)^6} f^{(6)}(\bar{\eta}), \quad \bar{\eta} \in (a, b)$$

所以有 $\frac{I - C_n}{I - C_{2n}} \approx 64$, 由此得 $I \approx \frac{64C_{2n} - C_n}{63}$ 或 $I - C_{2n} \approx \frac{1}{63}(C_{2n} - C_n)$.

一方面, 若 $|C_{2n} - C_n| < 63\varepsilon$, 则有近似误差 $|I - C_{2n}| < \varepsilon$.

另一方面, $\frac{64C_{2n} - C_n}{63}$ 应比 C_n 和 C_{2n} 的近似程度更好.

记 $\frac{64C_{2n} - C_n}{63} = R_n$, 称为Romberg求积公式.

Romberg求积公式

用 $T_{2^k}^{(0)}$ ($k=1,2,\dots$) 分别表示把区间 2^k 等分的复化梯形公式, $T_{2^k}^{(m)}$ 表示复化Simpson公式, 复化Cotes公式和Romberg求积公式....($T_{2^k}^{(1)} = S_{2^k}, T_{2^k}^{(2)} = C_{2^k}, T_{2^k}^{(3)} = R_{2^k}$), 则有

$$\begin{cases} T_1^{(0)} = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \\ T_{2^k}^{(0)} = \frac{T_{2^{k-1}}^{(0)}}{2} + \frac{b-a}{2^k} \sum_{i=1}^{2^{k-1}} f\left(a + \frac{(i-\frac{1}{2})(b-a)}{2^{k-1}}\right), k=1,2,3,\dots \\ T_{2^k}^{(m)} = \frac{4^m T_{2^{k+1}}^{(m-1)} - T_{2^k}^{(m-1)}}{4^m - 1}, k=1,2,3,\dots, m=1,2,3,\dots \end{cases}$$

而且, 要使 $|I - T_{2^k}^{(m)}| < \varepsilon$, 只要 $|T_{2^k}^{(m)} - T_{2^{k-1}}^{(m)}| < (4^{m+1} - 1)\varepsilon$ ($m=0,1,2,\dots$).

若对Romberg求积公式作组合也有

$$I \approx \frac{4^4 R_{2n} - R_n}{4^4 - 1} = \frac{4^4}{4^4 - 1} R_{2n} - \frac{1}{4^4 - 1} R_n$$

Romberg求积公式

实际计算可按下表顺序进行

k	区间等分数 $n = 2^k$	梯形公式 $T_n^{(0)}$	Simpson公式 $T_n^{(1)}$	Cotes公式 $T_n^{(2)}$	Romberg公式 $T_n^{(3)}$
0	1	$T_1^{(0)}$			
1	2	$T_2^{(0)}$	$T_1^{(1)}$		
2	4	$T_4^{(0)}$	$T_2^{(1)}$	$T_1^{(2)}$	
3	8	$T_8^{(0)}$	$T_4^{(1)}$	$T_2^{(2)}$	$T_1^{(3)}$
4	16	$T_{16}^{(0)}$	$T_8^{(1)}$	$T_4^{(2)}$	$T_2^{(3)}$
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots

Romberg求积公式

例1 利用Romberg积分公式计算积分 $I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx$.

解 按递推公式计算, 结果如下

k	$n = 2^k$	$T_n^{(0)}$	$T_n^{(1)}$	$T_n^{(2)}$	$T_n^{(3)}$
0	1	3.0000000			
1	2	3.1000000	3.1333333		
2	4	3.1311765	3.1415687	3.1421177	
3	8	3.1389885	3.1415925	3.1415941	3.1415858
4	16	3.1409416	3.1415926	3.1415926	3.1415926

Romberg求积公式

由于 $|T_{16}^{(0)} - T_8^{(0)}| = 0.0019531$, 应有 $|I - T_{16}^{(0)}| < 0.000651033$.

由于 $|T_8^{(1)} - T_4^{(1)}| = 0.00000001$, 应有 $|I - T_8^{(1)}| < 0.0000000006$.

由于 $|T_4^{(2)} - T_2^{(2)}| = 0.00000015$, 应有 $|I - T_4^{(2)}| < 0.0000000023$.

由于 $|T_2^{(3)} - T_1^{(3)}| = 0.00000068$, 应有 $|I - T_2^{(3)}| < 0.000000026$.

记区间 $[a, b]$ 上所有连续函数的全体为 $C[a, b]$, 可以证明 $C[a, b]$ 是一个线性空间, 把所有次数不超过 n 的多项式全体记为 P_n , 则 P_n 是 $C[a, b]$ 的子空间.

若 $f(x), g(x) \in C[a, b]$, 则称 $\int_a^b f(x)g(x)dx$ 为 $f(x)$ 与 $g(x)$ 的内积, 记为 (f, g) , 满足

- (1) $(f, g) = (g, f)$;
- (2) $(cf, g) = c(f, g)$;
- (3) $(f_1 + f_2, g) = (f_1, g) + (f_2, g)$.

若 $(f, g) = 0$, 称 $f(x)$ 与 $g(x)$ 正交, 记为 $f \perp g$. 利用内积可以定义函数的平方模 $\|f\|_2 = \sqrt{(f, f)} = \sqrt{\int_a^b f^2(x)dx}$.

正交多项式

函数的平方模满足 (1) $\|f\|_2 \geq 0$, 而且 $\|f\|_2 = 0 \Leftrightarrow f(x) = 0$;

(2) $\|cf\|_2 = |c| \|f\|_2$;

(3) $\|f + g\|_2 \leq \|f\|_2 + \|g\|_2$;

(4) $|(f, g)| \leq \|f\|_2 \|g\|_2$.

考虑到 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上各点的函数值比重不同, 常引进加权形式的

定义: $(f, g) = \int_a^b \rho(x) f(x) g(x) dx$, $\|f\|_2 = \sqrt{\int_a^b \rho(x) f^2(x) dx}$. 这里函数 $\rho(x)$ 是非负连续函数.

定理1 若 $f_0(x), f_1(x), \dots, f_n(x)$ 为 $C[a, b]$ 上的一组线性无关函数, 则可得到 $C[a, b]$ 上一组两两正交的函数组 $g_0(x), g_1(x), \dots, g_n(x)$ 满足

- (1) $g_k(x)$ 为 $f_0(x), f_1(x), \dots, f_k(x)$ 的线性组合,
- (2) $f_k(x)$ 为 $g_0(x), g_1(x), \dots, g_k(x)$ 的线性组合.

证明 只要按 **Schmide** 正交化过程构造

$$g_0(x) = f_0(x),$$

$$g_1(x) = f_1(x) - \frac{(f_1, g_0)}{(g_0, g_0)} g_0(x),$$

$$g_2(x) = f_2(x) - \frac{(f_2, g_0)}{(g_0, g_0)} g_0(x) - \frac{(f_2, g_1)}{(g_1, g_1)} g_1(x),$$

\vdots

$$g_n(x) = f_n(x) - \sum_{i=0}^{n-1} \frac{(f_n, g_i)}{(g_i, g_i)} g_i(x).$$

$g_0(x), g_1(x), \dots, g_n(x)$ 两两正交且满足(1)、(2), 再令

$$e_k(x) = \frac{1}{\|g_k\|_2} g_k(x), \quad k = 0, 1, \dots, n,$$

称函数组 $e_0(x), e_1(x), \dots, e_n(x)$ 为规范正交组.

P_n 上由线性无关函数 $1, x, x^2, \dots, x^n$ 经过Schemite正交化过程得到的多项式 $p_0(x), p_1(x), \dots, p_n(x)$ 称为 $[a, b]$ 上的正交多项式.

例1 求区间 $[-1,1]$ 上,权函数 $\rho(x)$ 的正交多项式.

解 按Schemite正交化过程有

$$p_0(x) = 1,$$

$$p_1(x) = x - \frac{(x,1)}{(1,1)} \times 1 = x - \frac{\int_{-1}^1 x dx}{\int_{-1}^1 dx} = x,$$

$$\begin{aligned} p_2(x) &= x^2 - \frac{(x^2,1)}{(1,1)} \times 1 - \frac{(x^2,x)}{(x,x)} x \\ &= x^2 - \frac{\int_{-1}^1 x^2 dx}{\int_{-1}^1 dx} - \frac{\int_{-1}^1 x^3 dx}{\int_{-1}^1 x^2 dx} x \\ &= x^2 - \frac{1}{3} \end{aligned}$$

正交多项式

$$\begin{aligned} p_3(x) &= x^3 - \frac{(x^3, 1)}{(1, 1)} \times 1 - \frac{(x^3, x)}{(x, x)} x - \frac{(x^3, x^2 - \frac{1}{3})}{(x^2 - \frac{1}{3}, x^2 - \frac{1}{3})} (x^2 - \frac{1}{3}) \\ &= x^3 - \frac{\int_{-1}^1 x^3 dx}{\int_{-1}^1 dx} - \frac{\int_{-1}^1 x^4 dx}{\int_{-1}^1 x^2 dx} x - \frac{\int_{-1}^1 x^5 - \frac{1}{3} x^3 dx}{\int_{-1}^1 (x^2 - \frac{1}{3})^2 dx} (x^2 - \frac{1}{3})^2 \\ &= x^3 - \frac{3}{5} x \\ &\vdots \end{aligned}$$

若 $p_0(x), p_1(x), \dots, p_n(x)$ 是 $[a, b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的正交多项式, 则有下列性质:

- (1) $p_k(x)$ 是首项系数不为零的 k 次多项式;
- (2) $p_0(x), p_1(x), \dots, p_n(x)$ 构成 P_n 上的一组正交基;
- (3) $p_n(x)$ 与任一不高于 $n-1$ 次的多项式正交, 即 $p_n(x) \perp P_{n-1}$;
- (4) 方程 $p_n(x) = 0$ 在 $[a, b]$ 上有 n 个单根;
- (5) 方程 $p_{n-1}(x) = 0$ 的根 $x_1^{(n-1)}, x_2^{(n-1)}, \dots, x_{n-1}^{(n-1)}$ 与方程 $p_n(x) = 0$ 的根 $x_1^{(n)}, x_2^{(n)}, \dots, x_{n-1}^{(n)}$ 在上交错分布.

1. Legendre多项式

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

是区间 $[-1, 1]$ 上权函数 $\rho(x) = 1$ 的正交多项式, 且满足:

$$(1) \quad (L_m, L_n) = \int_{-1}^1 L_m(x) L_n(x) dx = \begin{cases} 0 & m \neq n, \\ \frac{2}{2n+1} & m = n, \end{cases}$$

$$(2) \quad \text{有三项递推关系} \quad \begin{cases} (n+1)L_{n+1}(x) = (2n+1)xL_n(x) - nL_{n-1}(x), & n \geq 1, \\ L_0(x) = 1, \quad L_1(x) = x. \end{cases}$$

2. Chebyshev多项式

$$T_n(x) = \cos(n \arccos x) \quad x \in [-1, 1], \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

是区间 $[-1, 1]$ 上权函数 $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$ 的正交多项式, 且满足:

$$(1) \quad (T_m, T_n) = \int_{-1}^1 T_m(x) T_n(x) \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx = \int_0^\pi \cos m\theta \cos n\theta d\theta = \begin{cases} 0 & m \neq n, \\ \pi & m = n = 0, \\ \pi / 2 & m = n \neq 0, \end{cases}$$

$$(2) \quad \text{有三项递推公式} \quad \begin{cases} T_{n+1}(x) = 2xT_n(x) - T_{n-1}(x), & n = 1, 2, \dots \\ T_0(x) = 1, \quad T_1(x) = x, \end{cases}$$

$$(3) \quad T_n(x) \text{在} [-1, 1] \text{上的} n \text{个零点为} x_k^{(n)} = \cos \frac{2k-1}{2n} \pi, \quad k = 1, 2, \dots, n.$$

3. Laguerre多项式

$$L_n(x) = e^x \frac{d^n}{dx^n} (x^n e^{-x}), \quad 0 < x < +\infty, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

是区间 $[0, +\infty)$ 上权函数为 $\rho(x) = e^{-x}$ 的正交多项式, 且满足:

$$(1) \quad (L_m, L_n) = \int_0^{+\infty} e^{-x} L_m(x) L_n(x) dx = \begin{cases} 0 & m \neq n, \\ (n!)^2 & m = n, \end{cases}$$

$$(2) \quad \text{三项递推关系} \quad \begin{cases} L_{n+1}(x) = (2n+1-x)L_n(x) - n^2 L_{n-1}(x), & n = 1, 2, \dots \\ L_0(x) = 1, \quad L_1(x) = 1-x. \end{cases}$$

4. Hermite多项式

$$H_n(x) = (-1)^n e^{x^2} \frac{d^n}{dx^n} (e^{-x^2}), \quad -\infty < x < +\infty, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

是区间 $(-\infty, +\infty)$ 上权函数为 $\rho(x) = e^{-x^2}$ 的正交多项式, 且满足:

$$(1) \quad (H_m, H_n) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} H_m(x) H_n(x) dx = \begin{cases} 0 & m \neq n, \\ 2^n n! \pi & m = n, \end{cases}$$

$$(2) \quad \text{三项递推关系} \quad \begin{cases} H_{n+1}(x) = 2xH_n(x) - 2nH_{n-1}(x), & n = 1, 2, \dots \\ H_0(x) = 1, \quad H_1(x) = 1 - x. \end{cases}$$

Gauss型求积公式的一般理论

由前面的讨论已经知道，以 $a = x_0 < x_1 < \cdots < x_n = b$ 为节点的 Newton-Cotes 公式的代数精度一般为 n 或 $n + 1$. 这时节点简单地按照等距的方式确定.

对于一个求积公式而言，如果不固定节点的位置，在节点数目不变的情况下，代数精度能否提高，最多能达到多少？

高斯型求积公式讨论的就是最高代数精度的求积公式

定理1 区间 $[a,b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的具有 n 个节点的数值积分公式代数精度不超过 $2n-1$ 次.

证明 若记 x_1, x_2, \dots, x_n 为求积节点, 则求积公式为

$$\int_a^b f(x)\rho(x)dx \approx \sum_{k=1}^n A_k f(x_k) \quad (1)$$

取 $2n$ 次多项式 $p(x) = (x-x_1)^2(x-x_2)^2 \cdots (x-x_n)^2$, 则有

$$0 < \int_a^b p(x)\rho(x)dx \neq \sum_{k=1}^n A_k p(x_k) = 0$$

所以, 求积求积公式的代数精度不超过 $2n-1$.

现在的问题是, 如何适当地选取节点 x_1, x_2, \dots, x_n , 使求积公式(1)具有 $2n-1$ 次代数精度.

Gauss型求积公式的一般理论

使求积公式具有 $2n-1$ 次代数精度的节点 x_1, x_2, \dots, x_n 称为Gauss点, 此时的插值型求积公式称为Gauss型求积公式.

下面用构造性方法给出Gauss点的求法.

取区间 $[a, b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的正交多项式 $p_n(x)$ 的 n 个零点 x_1, x_2, \dots, x_n 作为求积节点, 用Newton插值余项有误差

$$\begin{aligned} R[f] &= \int_a^b f(x) \rho(x) dx - \sum_{i=1}^n A_i f(x_i) \\ &= \int_a^b f[x_1, x_2, \dots, x_n, x] \omega_n(x) \rho(x) dx \\ &= C \int_a^b f[x_1, x_2, \dots, x_n, x] p_n(x) \rho(x) dx \end{aligned}$$

所以当 $f(x)$ 是次数不超过 $2n-1$ 的多项式时 $R[f] = 0$.

定理2 对区间 $[a,b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的积分 $I = \int_a^b f(x)\rho(x)dx$, 区间 $[a,b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的正交多项式 $p_n(x)$ 的 n 个零点恰为Gauss点.

由定理2可见,构造Gauss型求积公式的方法为:

(1) 求出区间 $[a,b]$ 上权函数为 $\rho(x)$ 的正交多项式 $p_n(x)$.

(2) 求出 $p_n(x)$ 的 n 个零点 x_1, x_2, \dots, x_n 即为Gauss点.

(3) 计算积分系数 $A_i = \int_a^b l_i(x)\rho(x)dx$ ($i = 1, 2, \dots, n$).

例1 求积分 $\int_{-1}^1 x^2 f(x) dx$ 的2点Gauss公式.

解 按Schemite正交化过程作出正交多项式:

$$p_0(x)=1$$

$$p_1(x) = x - \frac{(x, p_0(x))}{(p_0(x), p_0(x))} p_0(x) = x - \frac{\int_{-1}^1 x^3 dx}{\int_{-1}^1 x^2 dx} = x$$

$$\begin{aligned} p_2(x) &= x^2 - \frac{(x^2, p_0(x))}{(p_0(x), p_0(x))} p_0(x) - \frac{(x^2, p_1(x))}{(p_1(x), p_1(x))} p_1(x) \\ &= x^2 - \frac{\int_{-1}^1 x^4 dx}{\int_{-1}^1 x^2 dx} - \frac{\int_{-1}^1 x^5 dx}{\int_{-1}^1 x^4 dx} x = x^2 - \frac{3}{5} \end{aligned}$$

Gauss型求积公式的一般理论

$p_2(x)$ 的两个零点为 $x_1 = -\sqrt{\frac{3}{5}}$, $x_2 = \sqrt{\frac{3}{5}}$, 积分系数为

$$A_1 = \int_{-1}^1 x^2 l_1(x) dx = \int_{-1}^1 x^2 \frac{x - x_2}{x_1 - x_2} dx = \frac{1}{3}$$

$$A_2 = \int_{-1}^1 x^2 l_2(x) dx = \int_{-1}^1 x^2 \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} dx = \frac{1}{3}$$

故两点Gauss公式为

$$\int_{-1}^1 x^2 f(x) dx \approx \frac{1}{3} [f(-\sqrt{\frac{3}{5}}) + f(\sqrt{\frac{3}{5}})]$$

定理3 设 $f(x) \in C^{2n}[a,b]$ 则Gauss公式的误差为

$$R[f] = \int_a^b f(x)\rho(x)dx - \sum_{i=1}^n A_i f(x_i) = \frac{f^{(2n)}(\eta)}{(2n)!} \int_a^b \rho(x)\omega_n^2(x)dx$$

其中, $\eta \in (a,b), \omega_n(x) = (x-x_1)(x-x_2)\dots(x-x_n)$.

1. Gauss-Legendre求积公式

区间 $[-1,1]$ 上权函数 $\rho(x)=1$ 的Gauss型求积公式，称为Gauss-Legendre求积公式，其Gauss点为Legendre多项式的零点. 公式的Gauss点和求积系数可在数学用表中查到.

Gauss-Legendre求积公式的余项为

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

几种Gauss型求积公式

n	x_k	A_k		n	x_k	A_k
1	0	2		6	± 0.9324695142	0.1713244924
2	± 0.5773502692	1			± 0.6612093865	0.3607615730
3	± 0.7745966692	0.5555555556			± 0.2386191861	0.4679139346
	0	0.8888888889		7	± 0.9491079123	0.1294849662
4	± 0.8611363116	0.3478548451			± 0.7415311856	0.2797053915
	± 0.3399810436	0.6521451549			± 0.4058451514	0.3818300505
5	± 0.9061798459	0.2369268851			0	0.4179591837
	± 0.5384693101	0.4786286705		8	± 0.9602898565	0.1012285363
	0	0.5688888889			± 0.7966664774	0.2223810345
					± 0.5255324099	0.3137066459
					± 0.1834346425	0.3626837834

几种Gauss型求积公式

例1 用3点Gauss公式计算积分 $I = \int_{-1}^1 \cos x dx$.

解 查表得 $x_1 = -0.7745966692$, $x_2 = 0$, $x_3 = 0.7745966692$, $A_2 = 0.8888888889$,

$A_1 = A_3 = 0.5555555556$, 所以有

$$I \approx A_1 \cos x_1 + A_2 \cos x_2 + A_3 \cos x_3 = 1.68300355$$

$$\text{误差为 } R[f] = \left| \frac{2^7 \times 6^4}{(6!)^3 \times 7} (-\cos \eta) \right| \leq 6.3492 \times 10^{-5}.$$

实际上, $I = 2 \sin 1 = 1.68294197$, 误差为 $|R[f]| = 6.158 \times 10^{-5}$.

用Simpson公式, 则有 $I = 2 \sin 1 = 1.69353487$, 误差为 $|R[f]| = 1.06 \times 10^{-2}$.

几种Gauss型求积公式

由于 $\int_a^b f(x)dx = \frac{b-a}{2} \int_{-1}^1 f\left(\frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2}t\right)dt \quad (x = \frac{(a+b) + (b-a)t}{2})$

因此, $[a,b]$ 上权函数 $\rho(x)=1$ 的Gauss型求积公式为

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2} \sum_{i=1}^n A_i f\left(\frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2}x_i\right)$$

求积误差可表示为 $R[f] = \frac{(b-a)^{2n+1}(n!)^4}{[(2n)!]^3(2n+1)} f^{(2n)}(\eta), \quad \eta \in (a,b).$

例2 用3点Gauss公式计算积分 $I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx$.

解 这里Gauss点和积分系数与上例相同, 所以

$$I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx \approx \frac{1}{2} \sum_{i=1}^3 A_i \frac{4}{1+[(1+x_i)/2]^2} = 3.141068$$

结果远比Simpson公式的结果精确.

2. Gauss-Laguerre求积公式

区间 $[0, +\infty)$ 上权函数 $\rho(x) = e^{-x}$ 的Gauss型求积公式，称为Gauss-Laguerre求积公式，其Gauss点为Laguerre多项式的零点。

公式的Gauss点和求积系数可在数学用表中查到。

几种Gauss型求积公式

n	x_k	A_k		n	x_k	A_k
2	0.5858864376	0.8535533905		5	0.2635603197	0.5217556105
	3.4142135623	0.1464466094			1.4134030591	0.3986668110
3	0.4157745567	0.7110930099			3.5964257710	0.0759424497
	2.2942803602	0.2785177335			7.0858100058	0.0036117587
	602899450829	0.0103892565			12.6408008442	0.0000233700
4	0.3225476896	0.6031541043		6	0.2228466041	0.4589646793
	1.7457611011	0.3574186924			1.1889321016	0.4170008307
	4.5366202969	0.0388879085			2.9927363260	0.1133733820
	9.3950709123	0.0005392947			5.7751435691	0.0103991975
					9.8374674183	0.0002610172
					15.9828739806	0.0000008985

3. Gauss-Hermite求积公式

区间 $(-\infty, +\infty)$ 上, 权函数 $\rho(x) = e^{-x^2}$ 的Gauss型求积公式, 称为Gauss-Hermite求积公式, 其Gauss点为Hermite多项式的零点.

Gauss-Hermite求积公式为

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} f(x) dx \approx \sum_{i=1}^n A_i f(x_i) \quad \text{或} \quad \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx \approx \sum_{i=1}^n A_i e^{x_i^2} f(x_i)$$

求积公式的误差为

$$R[f] = \frac{n! \sqrt{\pi}}{2^n (2n)!} f^{(2n)}(\eta), \quad \eta \in (-\infty, +\infty)$$

几种Gauss型求积公式

n	x_k	A_k		n	x_k	A_k
2	± 0.7071067811	0.8862269254		6	± 0.4360774119	0.7246295952
3	± 1.2247448713 0	0.2954089751 1.8163590006			± 1.3358490704	0.1570673203
4	± 0.5246476232 ± 1.6506801238	0.8049140900 0.0813128354			± 2.3506049736	0.0045300099
5	± 0.9585724646 ± 2.0201828704 0	0.3936193231 0.0199532421 0.9453087204		7	± 0.8162878828	0.4256072526
					± 1.6735516287	0.0545155828
					± 2.6519613563 0	0.0009717812 0.8102646175

差商型数值微分

问题 测得一个移动物体的距离 $S(t)$ 的数据如下

t	3.0	4.0	5.0	6.0	7.0	8.0
S(t)	12.07	19.91	30.11	42.13	55.85	72.00

求速度 $v(6)$ 和加速度 $a(6)$?

数值微分就是用函数值的线性组合近似函数在某点的导数值. 按导数定义可以简单的用差商近似导数.

1. 向前差商数值微分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h}$$

由Taylor展开式

$$f(x_0 + h) = f(x_0) + f'(x_0)h + \frac{h^2}{2} f''(x_0 + \theta h), 0 \leq \theta \leq 1$$

可得误差

$$f'(x_0) - \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} = -\frac{h}{2} f''(x_0 + \theta h) \quad 0 \leq \theta \leq 1$$

2. 向后差商数值微分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{f(x_0) - f(x_0 - h)}{h}$$

由Taylor展开式 $f(x_0 - h) = f(x_0) - f'(x_0)h + \frac{h^2}{2} f''(x_0 - \theta h)$, $0 \leq \theta \leq 1$

可得误差 $f'(x_0) - \frac{f(x_0) - f(x_0 - h)}{h} = \frac{h}{2} f''(x_0 - \theta h)$ $0 \leq \theta \leq 1$

3. 中心差商数值微分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{f(x_0 + h) - f(x_0 - h)}{2h}$$

可得误差 $f'(x_0) - \frac{f(x_0 + h) - f(x_0 - h)}{2h} = -\frac{h^2}{12} [f'''(x_0 + \theta_1 h) + f'''(x_0 - \theta_2 h)]$

$$= -\frac{h^2}{6} f'''(x_0 + \theta h) \quad , -1 \leq \theta \leq 1$$

4. 二阶中心差商数值微分公式

$$f''(x_0) \approx \frac{f(x_0+h) - 2f(x_0) + f(x_0-h)}{h^2}$$

由Taylor展式 $f(x_0+h) = f(x_0) + hf'(x_0) + \frac{h^2}{2}f''(x_0) + \frac{h^3}{6}f'''(x_0) + \frac{h^4}{24}f^{(4)}(x_0 + \theta_1 h)$

$$f(x_0-h) = f(x_0) - hf'(x_0) + \frac{h^2}{2}f''(x_0) - \frac{h^3}{6}f'''(x_0) + \frac{h^4}{24}f^{(4)}(x_0 + \theta_2 h)$$

可得误差 $f''(x_0) - \frac{f(x_0+h) - 2f(x_0) + f(x_0-h)}{h^2} = -\frac{h^2}{12}f^{(4)}(x_0 + \theta h), \theta \in (-1,1)$

差商型数值微分

问题 测得一个移动物体的距离 $S(t)$ 的数据如下

t	3.0	4.0	5.0	6.0	7.0	8.0
S(t)	12.07	19.91	30.11	42.13	55.85	72.00

求速度 $v(6)$ 和加速度 $a(6)$?

解 向前差商
$$v(6) \approx \frac{S(7) - S(6)}{7 - 6} = 13.72$$

向后差商
$$v(6) \approx \frac{S(6) - S(5)}{6 - 5} = 12.02$$

中心差商
$$v(6) \approx \frac{S(7) - S(5)}{7 - 5} = 12.87$$

二阶中心差商
$$a(6) \approx \frac{S(7) - 2S(6) + S(5)}{1} = 1.70$$

实际应用时, 可采用步长逐次减半的方法确定最终步长. 记 $G(h)$ 和 $G\left(\frac{h}{2}\right)$ 分别为步长取 h 和 $\frac{h}{2}$ 时的差商公式, 对给定的精度 $\varepsilon > 0$, 如果

$$\left| G(h) - G\left(\frac{h}{2}\right) \right| < \varepsilon$$

就取步长为 $\frac{h}{2}$ 否则进一步将步长减半.

插值型数值微分

对于列表函数

x	x_0	x_1	x_2	\dots	x_n
y	y_0	y_1	y_2	\dots	y_n

运用插值原理,可以建立插值多项式 $L_n(x)$ 作为它的近似.由于多项式的求导比较容易,我们取 $L'_n(x)$ 的值作为 $f'(x)$ 的近似,这样建立的数值公式统称为插值型的求导公式.

必须指出,即使 $f(x)$ 与 $L_n(x)$ 的值相差不多,导数的近似值 $L'_n(x)$ 与导数的真值 $f'(x)$ 仍然可能差别很大,因而在使用求导公式时应特别注意误差分析.

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

所以, 求导公式的余项为 $f'(x) - L'_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'_{n+1}(x) + \frac{\omega_{n+1}(x)}{(n+1)!} \frac{d}{dx} f^{n+1}(\xi)$,

式中 $\omega_{n+1}(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i)$.

在此余项公式中, 由于 ξ 是 x 的未知函数, 我们无法对 $\frac{\omega_{n+1}(x)}{(n+1)!} \frac{d}{dx} f^{n+1}(\xi)$ 作出进一步估计. 但是, 如果我们限定求某个节点 x_k 处求导数, 那么上面的第二项因式 $\omega_{n+1}(x_k)$ 变为零, 这时有余项公式

$$f'(x_k) - L'_n(x_k) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x_k) \quad (1).$$

考察节点处的导数值，假定所给节点是等距的。

两点公式

设已给出两个节点 x_0, x_1 ，上的函数值 $f(x_0), f(x_1)$ ，做线性插值得公式

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

对上式两端求导，记 $x_1 - x_0 = h$ ，有 $L'_1(x) = \frac{1}{h}[f(x_1) - f(x_0)]$

于是有下列求导公式 $L'_1(x_0) = \frac{1}{h}[f(x_1) - f(x_0)]$ $L'_1(x_1) = \frac{1}{h}[f(x_1) - f(x_0)]$

再利用余项公式(1)知，带余项的两点公式是

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

三点公式

设已给出的三个节点 $x_0, x_1 = x_0 + h, x_2 = x_0 + 2h$ 上的函数值 $f(x_0), f(x_1), f(x_2)$,
做二次插值

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

令 $x = x_0 + th$, 上式可表示为

$$L_2(x_0 + th) = \frac{1}{2}(t-1)(t-2)f(x_0) - t(t-2)f(x_1) + \frac{1}{2}t(t-1)f(x_2) \quad (2)$$

两端对 x 求导, 有

$$L'_2(x_0 + th) = \frac{1}{2h}[(2t-3)f(x_0) - (4t-4)f(x_1) + (2t-1)f(x_2)]$$

分别取 $t=0,1,2$, 得到三种三点公式

$$L'_2(x_0) = \frac{1}{2h}[-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)]$$

$$L'_2(x_1) = \frac{1}{2h}[-f(x_0) + f(x_2)]$$

$$L'_2(x_2) = \frac{1}{2h}[f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)]$$

而带余项的三点求导公式如下

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

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

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

插值型数值微分

用插值多项式 $L_n(x)$ 作为 $f(x)$ 的近似函数，还可以建立高阶数值微分公式

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

例如将(2)再对 x 求导一次，有

$$L_2''(x_0 + th) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)]$$

于是，带余项的二阶导数的三点公式如下

$$f''(x_0) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] + [-hf'''(\xi_1) + \frac{h^2}{6} f^{(4)}(\xi_2)]$$

$$f''(x_1) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] - \frac{h^2}{12} f^{(4)}(\xi)$$

$$f''(x_2) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] + [hf'''(\xi_1) - \frac{h^2}{6} f^{(4)}(\xi_2)]$$