

## 数值积分和数值微分

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

由微积分学基本定理,当 $f(x)$ 在 $[a,b]$ 上连续时,存在原函数 $F(x)$ ,

由Newton-Leibnits公式  $I = \int_a^b f(x) dx = F(b) - F(a)$

有时,用上面的方法计算定积分有困难.

1. 不易求 $f(x)$ 的原函数 $F(x)$      e.g.  $\frac{\sin x}{x}, \frac{1}{\ln x}, e^{-x^2}$
2.  $f(x)$ 的原函数表达式很复杂(计算量大)     e.g.  $\int_a^b \frac{1}{1+x^4} dx$
3.  $f(x)$ 用列表给出(观测所得数据表)

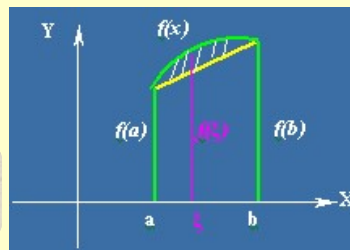
所以,讨论数值积分,即用数值方法计算定积分的近似值.

对于  $I = \int_a^b f(x)dx$ , 若  $f(x) > 0$  时, 则  $I$  对应于曲边梯形的面积。

当  $f(x)$  在  $[a, b]$  上连续, 由积分中值定理。

$$\exists \xi \in [a, b] \quad \int_a^b f(x)dx = (b-a)f(\xi)$$

$I$  是以  $b-a$  为底, 高为  $f(\xi)$  的矩形的面积。  
 $f(\xi)$  称为  $[a, b]$  上的平均高度。



1. 梯形公式 取  $f(\xi) \approx \frac{f(a)+f(b)}{2}$

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

2. 中矩形公式

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

### 3. Simpson公式

取  $f(\xi) \approx \frac{1}{6} [f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)]$

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

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

### 机械求积公式:

在 $[a, b]$ 中有 $n+1$ 个互异的节点 $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$ .

$$\int_a^b f(x) dx \approx A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1) + \dots + A_n f(x_n) \quad (3.1)$$

称上式为机械求积公式, 其中 $x_0 \sim x_n$ 为求积节点,  
 $A_i (i=0, 1, \dots, n)$ 为求积系数(权).

**注:1.** 求积系数 $A_k$ 仅与节点 $x_i$ 的选取有关, 而不依赖于被积函数 $f(x)$ 的具体形式.

**2.** 通过机械求积, 把求积分值转化为求函数值, 避免了Newton-Leibnits求原函数的困难.

**3.** 机械求积是求定积分的近似方法.

$R_n(f) = I - \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$  求积公式(3.1)的截断误差或余项.

### 代数精度

对于机械求积公式  $\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$

$$R_n(f) = I - \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

**定义** 若上述公式对所有次数不超过 $m$ 的多项式 $P_m(x)$ 都精确成立,

即 $R_n(P_m) = 0$ , 而对某一个 $m+1$ 次多项式 $P_{m+1}(x)$ 近似成立,

即 $R_n(P_{m+1}) \neq 0$ . 则称机械求积公式具有 **$m$ 次代数精度**.

梯形公式  $\int_a^b f(x) dx \approx \frac{(b-a)}{2} [f(a) + f(b)]$  的代数精度为**1**.

### 判断代数精度的方法

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

当 $f(x)=1, x, x^2, \dots, x^m$ 时, 求积公式精确成立,

而 $f(x)=x^{m+1}$ 时公式近似成立,  $\Leftrightarrow$  求积公式的代数精度为 $m$ 次.

**证明:** 必要性显然. 下证充分性

$\therefore$  对任意次数低/等于 $m$ 的多项式 $P_m(x)=a_0+a_1x+a_2x^2+\dots+a_mx^m$ ,

由于求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$  对于  $f(x)=1, x, x^2, \dots, x^m$  时精确成立

$$\therefore \int_a^b 1dx = \sum_{k=0}^n A_k, \quad \int_a^b xdx = \sum_{k=0}^n A_k x_k, \quad \dots, \quad \int_a^b x^m dx = \sum_{k=0}^n A_k x_k^m$$

$$\begin{aligned} \int_a^b P_m(x)dx &= a_0 \int_a^b dx + a_1 \int_a^b xdx + \dots + a_m \int_a^b x^m dx = a_0 \sum_{k=0}^n A_k + a_1 \sum_{k=0}^n A_k x_k + \dots + a_m \sum_{k=0}^n A_k x_k^m \\ &= \sum_{k=0}^n A_k (a_0 + a_1 x_k + \dots + a_m x_k^m) = \sum_{k=0}^n A_k P_m(x_k) \end{aligned}$$

$\therefore$  求积公式对 $P_m(x)$ 精确成立. 但对 $m+1$ 次多项式, 公式近似成立 ( $R \neq 0$ ), 由定义知该公式的代数精度是 $m$ 次.

HUST

### 例 验证梯形公式的代数精度为1.

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

**解:** 梯形公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2} [f(a)+f(b)]$

令 $f(x)=1$  左 $=\int_a^b 1dx=b-a$ , 右 $=\frac{b-a}{2}[1+1]=b-a$ , 左=右

公式对  $f(x)=1$  精确成立.

令 $f(x)=x$   $\int_a^b xdx = \frac{b^2-a^2}{2}$ , 右 $=\frac{b-a}{2}[a+b] = \frac{b^2-a^2}{2}$ , 左=右

公式对  $f(x)=x$  精确成立

令 $f(x)=x^2$  左 $=\int_a^b x^2dx = \frac{b^3-a^3}{3}$ , 右 $=\frac{b-a}{2}[a^2+b^2] \neq$  左

公式对  $f(x)=x^2$  不再精确成立

$\therefore$  梯形公式代数精度为1.

**例** Simpson公式的代数精度为3

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

HUST

### 求积公式的构造方法一

**例** 设有求积公式  $\int_{-1}^1 f(x)dx \approx A_0 f(-1) + A_1 f(0) + A_2 f(1)$

试确定系数  $A_0, A_1, A_2$ , 使这个公式具有最高的代数精度.

**分析:** 要确定公式中3个待定常数  $A_0, A_1, A_2$ ,

可令公式对  $1, x, x^2$  都精确成立.

**解:** 令  $f(x) = 1, x, x^2$  公式都精确成立, 则

$$\begin{cases} A_0 + A_1 + A_2 = 2 & \text{解得 } A_0 = 1/3, A_1 = 4/3, A_2 = 1/3 \\ -A_0 + A_2 = 0 & \therefore \text{该求积公式为} \\ A_0 + A_2 = \frac{2}{3} & \int_{-1}^1 f(x)dx \approx \frac{1}{3}[f(-1) + 4f(0) + f(1)] \end{cases}$$

易验证:  $f(x) = x^3$  时, 求积公式也精确成立

而  $f(x) = x^4$  时  $\int_{-1}^1 x^4 dx = \frac{2}{5} \neq \frac{2}{3} = \frac{1}{3}[(-1)^4 + 4 \times 0 + 1^4]$

$\therefore$  该求积公式具有3次代数精度, 它是  $[-1, 1]$  上的 Simpson 公式.

一般, 对于  $n+1$  个节点上的机械求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$

若使其代数精度至少为  $n$ , 则可确定  $A_k$ , 构造出求积公式.

只需令上式对  $f(x) = 1, x, x^2, \dots, x^n$  都精确成立, 则

$$\begin{cases} A_0 + A_1 + A_2 + \dots + A_n = b - a \\ A_0 x_0 + A_1 x_1 + \dots + A_n x_n = \frac{b^2 - a^2}{2} \\ \dots \dots \dots \\ A_0 x_0^n + A_1 x_1^n + \dots + A_n x_n^n = \frac{b^{n+1} - a^{n+1}}{n+1} \end{cases} \quad (3.4)$$

上面是关于  $A_0, A_1, A_2, \dots, A_n$  的线性方程组,

其系数行列式为 **范德蒙行列式**, 其值非零,

可求得 **唯一解**.

机械求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$

$$R_n(f) = I - \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$$

**定义** 若上述公式对所有次数不超过m的多项式 $P_m(x)$ 都精确成立, 即 $R_n(P_m)=0$ , 而对某一个 $m+1$ 次多项式 $P_{m+1}(x)$ 近似成立, 即 $R_n(P_{m+1}) \neq 0$ . 则称机械求积公式具有**m次代数精度**.

**定理** 对上述机械求积公式, 代数精度为m次的充分必要条件是: 当 $f(x)=1, x, x^2, \dots, x^m$ 时, 求积公式精确成立, 而 $f(x)=x^{m+1}$ 时公式近似成立.

## 求积公式的构造方法二——插值法

**Problem** 已知给定的一组节点 $a \leq x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n \leq b$  及函数值  $f(x_0), f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n)$

构造: 求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$

**思想:** 构造 $f(x)$ 在 $n+1$ 个插值节点上的Lagrange插值多项式

$$P_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k l_k(x), \text{ 其中Lagrange插值基函数 } l_k(x) = \prod_{j=0, j \neq k}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$$

$$f(x) \approx P_n(x) \Rightarrow \int_a^b f(x)dx \approx \int_a^b P_n(x)dx$$

$$\therefore \int_a^b P_n(x)dx = \int_a^b \left[ \sum_{k=0}^n f(x_k) l_k(x) \right] dx = \sum_{k=0}^n f(x_k) \int_a^b l_k(x)dx$$

$$\therefore \int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n \left( \int_a^b l_k(x)dx \right) f(x_k) \quad (*)$$

(\*)式为所求的求积公式.(称为**插值型求积公式**)

求积系数  $A_k = \int_a^b l_k(x)dx$

**考虑:** 插值型求积公式(\*)的代数精度是多少?

1.  $\therefore$  任意次数  $\leq n$  的多项式  $f(x)$ , 其  $n$  次 Lagrange 插值多项式

$$P_n(x) = f(x)$$

$$\therefore \int_a^b f(x) dx = \int_a^b P_n(x) dx$$

$\therefore$  插值型求积公式对  $f(x)$  精确成立, 其至少具有  $n$  次代数精度。

2. 反之, 假设  $\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$  至少具有  $n$  次代数精度,

$\therefore$  求积公式对任意次数  $\leq n$  的多项式精确成立。

又在  $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$  上的 Lagrange 插值基函数  $l_k(x)$  为  $n$  次多项式,

$$\therefore \int_a^b l_k(x) dx = \sum_{j=0}^n A_j l_k(x_j) \quad \text{而} \quad l_k(x_j) = \delta_{kj} = \begin{cases} 1 & k=j \\ 0 & k \neq j \end{cases}$$

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

$\therefore$  该求积公式就是(\*), 为插值型的。

综合1,2 有:

Th3.2 求积公式  $\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$

至少具有  $n$  次代数精度的充要条件是: 它是插值型的。

**小结:** 已知  $f(x)$  的函数表

$x$	$x_0$	$x_1$	$\dots$	$x_n$
$y$	$f(x_0)$	$f(x_1)$	$\dots$	$f(x_n)$

$x_i$  互异,  $x_i \in [a, b]$

构造其求积公式, 有两种方法:

1. 解线性方程组, 求  $A_k$

2. 利用插值型公式

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

## Newton-Cotes求积公式

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

下面介绍一种特殊的插值型求积公式：**等距节点的求积公式**。

对于 $[a, b]$ 中的 $n+1$ 个互异节点 $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$ 。

可构造插值型求积公式： $\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$   **$n$ 次代数精度**。

$$A_k = \int_a^b l_k(x) dx = \int_a^b \frac{(x-x_0) \cdots (x-x_{k-1})(x-x_{k+1}) \cdots (x-x_n)}{(x_k-x_1) \cdots (x_k-x_{k-1})(x_k-x_{k+1}) \cdots (x_k-x_n)} dx$$

现在取 $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$ 为 $[a, b]$ 的 $n$ 等分点。

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

$$\begin{aligned} A_k &= \int_a^b \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{(x-x_j)}{(x_k-x_j)} dx \stackrel{x=a+th}{=} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{(t-j)}{(k-j)} h dt \\ &= \int_0^n \frac{t(t-1) \cdots (t-k+1)(t-k-1) \cdots (t-n)}{k(k-1) \cdots (k-k+1)(k-k-1) \cdots (k-n)} h dt \end{aligned}$$

HUST

## Newton-Cotes求积公式

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

$$\begin{aligned} A_k &= \frac{(-1)^{n-k} h}{k!(n-k)!} \int_0^n t(t-1) \cdots (t-k+1)(t-k-1) \cdots (t-n) dt \\ &= (b-a) \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n (t-j) dt \triangleq (b-a) C_k \end{aligned}$$

其中  $C_k = \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n (t-j) dt$  称为**Cotes系数**。

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

称  $I_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k)$  为 $n$ 阶Newton-Cotes公式。

**注：**Newton-Cotes公式为等距节点、插值型求积公式。

HUST



## Cotes系数

Chapter 3  
Numerical Integration  
and Differentiation

$$C_k = \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k!(n-k)!} \int_0^n \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n (t-j) dt$$

**注:** Cotes系数不仅与函数 $f(x)$ 无关, 而且与积分区间 $[a, b]$ 无关。

例:  $n=1$ 时,  $C_0^{(1)} = \frac{(-1)^1}{0! 1!} \int_0^1 (t-1) dt = \frac{1}{2}$       $C_1^{(1)} = \frac{(-1)^0}{1! 0!} \int_0^1 (t-0) dt = \frac{1}{2}$

例:  $n=3$ 时,

$$C_0^{(3)} = \frac{(-1)^3}{0! 3! 3} \int_0^3 (t-1)(t-2)(t-3) dt = \frac{1}{8} \quad C_1^{(3)} = \frac{(-1)^2}{1! 2! 3} \int_0^3 (t-0)(t-2)(t-3) dt = \frac{3}{8}$$

$$C_2^{(3)} = \frac{(-1)^1}{2! 1! 3} \int_0^3 (t-0)(t-1)(t-3) dt = \frac{3}{8} \quad C_3^{(3)} = \frac{(-1)^0}{3! 0! 3} \int_0^3 (t-0)(t-1)(t-2) dt = \frac{1}{8}$$

当 $n=0, 1, 2, \dots, 8$ 时, Cotes系数见书本上Cotes系数表。

HUST

## Cotes系数

Chapter 3  
Numerical Integration  
and Differentiation

$n$	$C_0(n)$	$C_1(n)$	$C_2(n)$	$C_3(n)$	$C_4(n)$	$C_5(n)$	$C_6(n)$	$C_7(n)$	$C_8(n)$
1	1/2	1/2							
2	1/6	2/3	1/6						
3	1/8	3/8	3/8	1/8					
4	7/90	16/45	2/15	16/45	7/90				
5	19/288	25/96	25/144	25/144	25/96	19/288			
6	41/840	9/35	9/280	34/105	9/280	9/35	41/840		
7	751/17280	3577/17280	1323/17280	2989/17280	2989/17280	1323/17280	3577/17280	751/17280	
8	989/28350	5888/28350	-928/28350	10496/28350	-4540/28350	10496/28350	-928/28350	5888/28350	989/28350

HUST

性质1. Cotes系数的和等于1, 即  $\sum_{k=0}^n C_k^{(n)} = 1$

证明: 设  $f(x)=1$ , 则使用  $n$  次多项式插值时:  $f(x)=P_n(x)=1$ .

$$\therefore \int_a^b p_n(x) dx = \int_a^b f(x) dx = \int_a^b 1 dx = b-a$$

$$\text{而} \int_a^b p_n(x) dx = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} f(x_k) = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)}$$

$$\therefore \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} = 1$$

性质2. Cotes系数具有对称性, 即  $C_k(n)=C_{n-k}(n), k=0,1,\dots,n$ .

性质3. 对  $n \leq 7$  时,  $C_k(n)$  都是正数,  $n \geq 8$  时不成立.

$n=1$  时,  $I_1 = (b-a) \left[ \frac{1}{2} f(a) + \frac{1}{2} f(b) \right] = \frac{1}{2} (b-a) [f(a) + f(b)]$

此即梯形公式, 即  $T = I_1 = \frac{1}{2} (b-a) [f(a) + f(b)]$

$n=2$  时,

$$I_2 = (b-a) \left[ \frac{1}{6} f(a) + \frac{2}{3} f\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{1}{6} f(b) \right] = \frac{1}{6} (b-a) \left[ f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right]$$

此即Simpson公式  $S = I_2 = \frac{1}{6} (b-a) \left[ f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right]$

$n=4$  时, 4阶Newton-Cotes公式称为Cotes公式.

$$C = I_4 = \frac{1}{90} (b-a) [7f(x_0) + 32f(x_1) + 12f(x_2) + 32f(x_3) + 7f(x_4)]$$

注: 梯形公式由线性插值推导而得.

Simpson公式由抛物插值推导而得.

Cotes公式由4次插值推导而得.

Th3.2 求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$

至少具有n次代数精度的充要条件是：它是插值型的。

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

n阶Newton-Cotes公式：

$$I_n = \int_a^b p_n(x)dx = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k)$$

Newton-Cotes公式为等距节点、插值型求积公式，余项为：

$$R = I - I_n = \int_a^b f(x)dx - \int_a^b p_n(x)dx$$

$$\because \int_a^b f(x)dx \approx \int_a^b P_n(x)dx$$

$$\therefore R = I - I_n = \int_a^b [f(x) - P_n(x)]dx \text{ 为Newton-Cotes公式的余项。}$$

$$\text{又 } f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_n) \quad \xi_x \in [a,b]$$

$$\therefore R = I - I_n = \int_a^b \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_n)dx$$

$$\text{其中 } x_k = x_0 + kh \quad (k=0,1,\dots,n) \quad x_0 = a$$

对以上积分进行变量代换  $x = x_0 + th$ ，并使用积分定理，有

了解:

**Th:** 若 $f(x)$ 在 $[a,b]$ 有连续的 $n+2$ 阶导数,则Newton-Cotes公式余项为

$$R = \begin{cases} \frac{h^{n+2} \cdot f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1) \cdots (t-n) dt & n \text{ 是奇} \\ \frac{h^{n+3} \cdot f^{(n+2)}(\xi)}{(n+2)!} \int_0^n (t - \frac{n}{2}) t(t-1) \cdots (t-n) dt & n \text{ 是偶} \end{cases} \quad \text{其中 } h = \frac{b-a}{n} \quad \xi \in [a,b]$$

**显然:**  $n$ 阶Newton-Cotes公式至少有 $n$ 次代数精度(因该公式为插值型);  
而当 $n$ 为偶数时,可证明若 $f(x)=x^{n+1}$ 时,  $R=0$ ,它至少有 $n+1$ 次代数精度.

**积分中值定理:** 若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续,  $g(x)$ 是在 $[a, b]$ 上保号的可积函数, 则存在 $\xi \in (a,b)$ 使:  $\int_a^b f(x)g(x)dx = f(\xi) \int_a^b g(x)dx$

**梯形公式的余项( $n=1$ )**  $R_T = I - T = \int_a^b \frac{f^{(2)}(\xi_x)}{2!} (x-a)(x-b)dx$

$$\therefore \begin{cases} \text{若 } f^{(2)}(x) \in C[a, b] \\ (x-a)(x-b) \leq 0 \quad x \in [a, b] \end{cases}$$

$$\therefore \exists \xi \in (a, b) \quad R_T = \frac{f^{(2)}(\xi)}{2} \int_a^b (x-a)(x-b)dx$$

$$R_T = -\frac{f^{(2)}(\xi)}{12} (b-a)^3 = O(b-a)^3 \quad \xi \in (a, b)$$

注: 此结论可由余项定理直接得到

### Simpson公式的余项

直接由定理得Simpson公式( $n=2$ )的余项

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

$$R_S = -\frac{(b-a)}{180} \left(\frac{b-a}{2}\right)^4 f^{(4)}(\xi) = O(b-a)^5$$

**分析:** Simpson公式是由 $a$ ,  $b$ 及其中点 $c$ 进行抛物插值得到的, 其代数精度是3, 为证明以上余项公式, 构造 $f(x)$ 的3次插值多项式 $H_3(x)$ , 即考虑如下插值问题:

已知 $f(x)$ 的函数表 $c = \frac{1}{2}(a+b)$	$x$	$a$	$c$	$b \dots$
	$y$	$f(a)$	$f(c)$	$f(b) \dots$
	$f'(x)$		$f'(c)$	

求  $f(x)$  的Hermite插值多项式 $H_3(x)$ , 使

$$H_3(a)=f(a), H_3(b)=f(b), H_3(c)=f(c), H'_3(c)=f'(c).$$

### Simpson公式的余项的证明

**证明:**  $f(x)-H_3(x)$ 有根  $a$ 、 $b$ 、 $c$  (二重), 易知其插值余项

$$f(x) - H_3(x) = \frac{f^{(4)}(\eta)}{4!} (x-a)(x-c)^2(x-b), \eta \text{ 依赖于 } x, \text{ 且 } \eta \in [a, b]$$

又Simpson公式代数精度为3.

$$\therefore \int_a^b H_3(x)dx = \frac{b-a}{6} [H_3(a) + 4H_3(c) + H_3(b)] = \frac{b-a}{6} [f(a) + 4f(c) + f(b)] = S$$

$$R_S = I - S = \int_a^b f(x)dx - \int_a^b H_3(x)dx = \int_a^b [f(x) - H_3(x)]dx$$

$$\therefore R_S = \int_a^b \frac{f^{(4)}(\eta)}{4!} (x-a)(x-c)^2(x-b)dx \quad \text{根据积分中值定理}$$

$$R_S = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} \int_a^b (x-a)(x-c)^2(x-b)dx = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{b-a}{2}\right)^4 f^{(4)}(\xi), \quad \xi \in (a, b).$$

**Cotes公式的余项**( $n=4$ , 代数精度为5)

$$R_C = I - C = -\frac{8}{945} h^5 f^{(6)}(\xi) = -\frac{2(b-a)}{945} \left(\frac{b-a}{4}\right)^6 f^{(6)}(\xi) = O(b-a)^7, \quad \xi \in [a, b]$$

例:分别用梯形公式,Simpson公式,Cotes公式和n=8的Newton-Cotes公式计算  $\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx$  (=0.430964406)

解:(1)利用梯形公式  $\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx \approx \frac{1-0.5}{2} (\sqrt{0.5} + \sqrt{1}) \approx 0.4267767$

(2)利用Simpson公式  $\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx \approx \frac{1-0.5}{6} (\sqrt{0.5} + 4\sqrt{0.75} + \sqrt{1}) \approx 0.4309403$

(3)利用Cotes公式

$$\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx \approx \frac{1-0.5}{90} (7\sqrt{0.5} + 32\sqrt{\frac{5}{8}} + 12\sqrt{\frac{6}{8}} + 32\sqrt{\frac{7}{8}} + 7\sqrt{1}) \approx 0.43096407$$

(4)利用n=8的Newton-Cotes公式计算

$$\begin{aligned} \int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx \approx & \frac{1}{2 \times 28350} [989(\sqrt{0.5} + \sqrt{1}) + 5888(\sqrt{\frac{9}{16}} + \sqrt{\frac{15}{16}}) \\ & - 928(\sqrt{\frac{10}{16}} + \sqrt{\frac{14}{16}}) + 10496(\sqrt{\frac{11}{16}} + \sqrt{\frac{13}{16}}) - 4540\sqrt{\frac{12}{16}}] \\ \approx & 0.430964406 \end{aligned}$$

n较大时,结果较精确

### Newton-Cotes公式的算法数值稳定性

**数值稳定性** 指舍入误差在运算中的传播强度,  
即舍入误差对计算结果的影响程度。

**Def 3.2** 设给定的算法在执行某一步时产生误差 $\varepsilon$ ,  
相继的n步运算后结果的误差为 $e_n$ , 且若其仅由 $\varepsilon$ 引起,

- (1) 如 $|e_n| \approx Cn\varepsilon$ , 其中C是与n无关的常数,  
则称误差的增长是**线性级**的。
- (2) 如 $|e_n| \approx K^n\varepsilon$ , 其中 $K>1$ 为常数,  
则称误差的增长是**指数级**的。

**注:** 误差线性级增长是可以控制的, 这样的算法是**数值稳定的**,  
其运算结果可靠。

误差指数级增长难于控制, 这样的算法是**数值不稳定的**,  
其运算结果不可靠。

### Newton-Cotes公式的数值稳定性

Chapter 3  
Numerical Integration  
and Differentiation

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

若计算函数值 $f(x_k)$ 有舍入误差 $\varepsilon_k = \hat{f}_k - f(x_k)$ ， $k=0,1,2,\dots,n$ .  
设计算 $C_k$ 没有误差，计算过程的舍入误差也不考虑，  
则由 $\varepsilon_k$ 引起的计算结果的误差为：

$$e_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k \hat{f}_k - (b-a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k) = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k \varepsilon_k$$

令  $\varepsilon = \max_{0 \leq k \leq n} |\varepsilon_k|$  应用  $\sum_{k=0}^n C_k = 1$ ，则

$$|e_n| \leq (b-a) \sum_{k=0}^n |C_k| \cdot |\varepsilon_k| \leq (b-a) \cdot \varepsilon \cdot \sum_{k=0}^n |C_k|$$

(1) 当 $n \leq 7$ 时， $C_k > 0 \Rightarrow |e_n| \leq (b-a)\varepsilon$

此时 $e_n$ 有界，舍入误差的增长受到控制，公式是数值稳定的。

(2) 当 $n \geq 8$ 时， $C_k$ 有正有负， $\sum_{k=0}^n |C_k| > 1$ 且随 $n$ 增大而增大，

$\therefore$  此时Newton-Cotes公式不能保证数值稳定性。

HUST

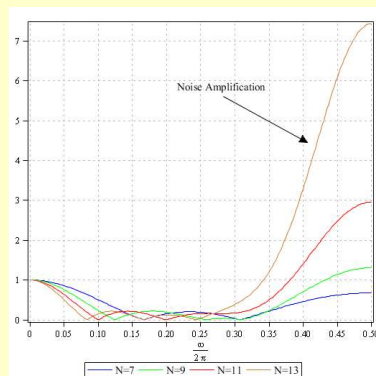
### Newton-Cotes公式的数值稳定性

Chapter 3  
Numerical Integration  
and Differentiation

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

若计算函数值 $f(x_k)$ 有舍入误差 $\varepsilon_k = \hat{f}_k - f(x_k)$ ， $k=0,1,2,\dots,n$ .  
则由 $\varepsilon_k$ 引起的计算结果的误差为：

$$e_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k \hat{f}_k - (b-a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k) = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k \varepsilon_k$$



HUST

### 小结

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

$$R = \begin{cases} \frac{h^{n+2} \cdot f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1) \cdots (t-n) dt & n \text{ 是奇} \\ \frac{h^{n+3} \cdot f^{(n+2)}(\xi)}{(n+2)!} \int_0^n (t-\frac{n}{2})t(t-1) \cdots (t-n) dt & n \text{ 是偶} \end{cases}$$

其中  $h = \frac{b-a}{n}$   $\xi \in [a, b]$

注:  $n$  越大, 其Newton-Cotes公式  $I_n$  的截断误差越小,

那么是否  $n$  越大越好呢?

否! ①  $n$  大, 计算量大, 误差积累越严重。

②  $n \geq 8$  时, 不能保证数值稳定性。

$\therefore$  一般采用低阶的Newton-Cotes公式(T,S,C)。

但使用T,S,C公式, 又如何控制其截断误差  $R$  ?

HW:

作业三 #1~3

### 复化求积法: 基于分段插值的插值型求积法

复化求积: 将积分区间划分成若干小区间, 在每个小区间上构造相应的低阶求积公式, 再把它们加起来作为整个区间的求积公式。----分段求积, 然后求和。(积分对区间有可加性)

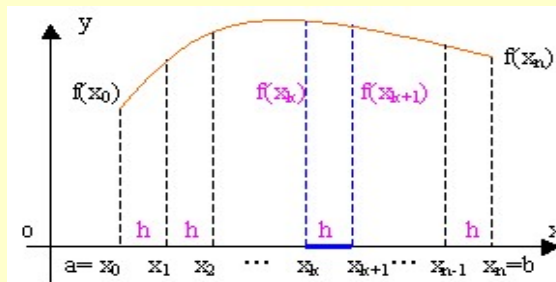
#### 复化梯形公式

把  $[a, b]$   $n$  等分,

分点  $x_k = a + kh$ ,

$k=0 \sim n$ ,  $h = \frac{b-a}{n}$

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



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

$$\therefore I \approx \sum_{k=0}^{n-1} \frac{h}{2} [f(x_k) + f(x_{k+1})] = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] = T_n$$



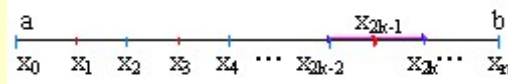
## 复化Simpson公式

$$S = I_2 = \frac{1}{6}(b-a)[f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)]$$

构造复化Simpson公式时,应如何划分[a,b]?

必须将[a,b]偶数等分。

令 $n=2m$ ,  $m$ 为正整数



$h = \frac{b-a}{n}$  对每个区间 $[x_{2k-2}, x_{2k}]$ 应用Simpson公式。( $k=1, 2, \dots, m$ )

$$I = \int_a^b f(x) dx = \sum_{k=1}^m \int_{x_{2k-2}}^{x_{2k}} f(x) dx$$

$$\int_{x_{2k-2}}^{x_{2k}} f(x) dx \approx \frac{1}{6}(x_{2k} - x_{2k-2})[f(x_{2k-2}) + 4f(x_{2k-1}) + f(x_{2k})]$$

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

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

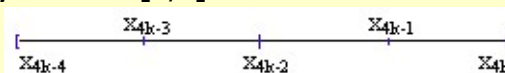
## 复化Cotes公式求积

构造复化Cotes公式时,如何划分[a,b]?

$$C = I_4 = \frac{b-a}{90} [7f(x_0) + 32f(x_1) + 12f(x_2) + 32f(x_3) + 7f(x_4)]$$

构造复化Cotes公式时,如何划分[a,b]?

$n=4m$ ,  $m$ 为正整数



复化Cotes公式如何推导?

$$C_n = \frac{4h}{90} [7f(a) + 32 \sum_{k=1}^m f(x_{4k-3}) + 12 \sum_{k=1}^m f(x_{4k-2}) + 32 \sum_{k=1}^m f(x_{4k-1}) + 7f(b)]$$

小结: (1) 对数值求积进行区间分段处理是一种有效的手段, 可以对许多公式进行复化处理。

(2) 复化求积公式仍然是机械求积公式。

## Review

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

机械求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$

构造其求积公式, 有两种方法:

1. 解线性方程组, 求  $A_k$
2. 利用插值型公式  $A_k = \int_a^b l_k(x)dx$

机械求积公式至少具有  $n$  次代数精度的充要条件是: 它是插值型的。

$n$  阶 Newton-Cotes 公式  $I_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k)$

$$R = \begin{cases} \frac{h^{n+2} \cdot f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-n)dt & n \text{ 是奇} \\ \frac{h^{n+3} \cdot f^{(n+2)}(\xi)}{(n+2)!} \int_0^n (t-\frac{n}{2})t(t-1)\cdots(t-n)dt & n \text{ 是偶} \end{cases} \quad \text{其中 } h = \frac{b-a}{n}, \xi \in [a, b]$$

低阶 Newton-Cotes 公式数值稳定性好。

HUST

## Review

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

机械求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$   $R_n(f) = I - \sum_{i=0}^n A_i f(x_i)$

上述求积公式代数精度为  $m$  次  $\Leftrightarrow$  当  $f(x)=1, x, x^2, \dots, x^m$  时, 求积公式精确成立, 而  $f(x)=x^{m+1}$  时公式近似成立。

插值型求积公式  $A_k = \int_a^b l_k(x)dx$

$n$  阶 Newton-Cotes 公式  $I_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k)$

$R_T = -\frac{f^{(2)}(\xi)}{12} (b-a)^3 = O(b-a)^3 \quad \xi \in (a, b)$

$R_S = -\frac{(b-a)}{180} (\frac{b-a}{2})^4 f^{(4)}(\xi) = O(b-a)^5$

$R_C = I - C = O(b-a)^7$

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

HUST

$T_n$ 的积分余项

在每个小区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 上,梯形公式的积分余项为

$$\int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) dx - \frac{h}{2} [f(x_k) + f(x_{k+1})] = -\frac{1}{12} f''(\xi_k) h^3, \quad \xi_k \in (x_k, x_{k+1})$$

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

而由定积分的定义和Newton-Leibnitz公式可得

$$\sum_{k=0}^{n-1} h f''(\xi_k) \approx \int_a^b f''(x) dx = f'(b) - f'(a)$$

$$\Rightarrow I - T_n \approx -\frac{h^2}{12} [f'(b) - f'(a)] = O(h^2) \quad \text{类似可得}$$

$$I - S_n \approx -\frac{1}{180} h^4 [f'''(b) - f'''(a)] = O(h^4)$$

$$I - C_n \approx -\frac{2}{945} h^6 [f^{(5)}(b) - f^{(5)}(a)] = O(h^6)$$

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

$$\therefore I - T_n = -\frac{n}{12} h^3 \sum_{k=0}^{n-1} \frac{f''(\xi_k)}{n}$$

如果 $f''(x) \in C[a, b]$ , 由连续函数的平均值定理

$$I - T_n = -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\xi) = O(h^2), \quad \xi \in (a, b) \quad \text{类似可得}$$

$$\text{如果 } f^{(4)}(x) \in C[a, b] \quad I - S_n = -\frac{b-a}{180} h^4 f^{(4)}(\xi)$$

$$\text{如果 } f^{(6)}(x) \in C[a, b] \quad I - C_n = -\frac{2}{945} (b-a) h^6 f^{(6)}(\xi)$$

## 小结

Chapter 3  
Numerical Integration  
and Differentiation

名称	阶	符号	代数精度	余项	代数精度 +2
梯形公式	1	$T, I_1$	1	$I-T = -\frac{(b-a)^3}{12} f''(\xi) = O(b-a)^3$	
Simpson	2	$S, I_2$	3	$I-S = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{b-a}{2}\right)^4 f^{(4)}(\xi) = O(b-a)^5$	
Cotes	4	$C, I_4$	5	$I-C = -\frac{2(b-a)}{945} \left(\frac{b-a}{12}\right)^6 f^{(6)}(\xi) = O(b-a)^7$	

复化公式 (具有收敛性)

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

$$I-T_n \approx O(h^2)$$

$$I-S_n \approx O(h^4)$$

$$I-C_n \approx O(h^6)$$

代数精度 +1

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

HUST

## 例题

Chapter 3  
Numerical Integration  
and Differentiation

例: 分别用3种复化求积公式计算积分  $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$ .  
要求误差不超过  $\varepsilon = \frac{1}{2} \times 10^{-6}$

$n=?$

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

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

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

$$\leq \int_0^1 t^k dt = \frac{1}{k+1}$$

$$\therefore \max_{0 \leq x \leq 1} |f^{(2)}(x)| \leq \frac{1}{3}, \quad \max_{0 \leq x \leq 1} |f^{(4)}(x)| \leq \frac{1}{5}, \quad \max_{0 \leq x \leq 1} |f^{(6)}(x)| \leq \frac{1}{7}.$$

HUST

### 1. 用复化梯形公式

$$\because |I - T_n| = \left| -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\xi) \right| \leq \frac{1}{12} h^2 \cdot \max_{0 \leq x \leq 1} |f''(x)| \leq \frac{h^2}{36} \quad (\xi \in [0, 1])$$

$$\text{由 } \varepsilon = \frac{1}{2} \times 10^{-6} \text{ 得 } \frac{h^2}{36} < \frac{1}{2} \times 10^{-6}, \quad h = \frac{1}{n}. \quad \therefore n > \frac{1}{\sqrt{18 \times 10^{-6}}} \approx 235.7$$

$$\therefore \text{取 } n=236, \quad h = \frac{1}{236}.$$

$$I \approx T_{236} = \frac{1}{2 \times 236} \left[ 1 + 2 \sum_{k=1}^{235} \frac{\sin \frac{k}{236}}{\frac{k}{236}} + \sin 1 \right] \approx 0.94608262.$$

### 2. 用复化Simpson公式

$$\because |I - S_n| = \left| -\frac{b-a}{180} h^4 f^{(4)}(\xi) \right|, \quad \xi \in [0, 1] \quad \therefore n > \frac{1}{\sqrt[4]{456 \times 10^{-6}}} \approx 6.8$$

$$\leq \frac{1}{900} h^4 < \frac{1}{2} \times 10^{-6}, \quad h = \frac{1}{n}. \quad \text{取 } n=8 \text{ (} n \neq 7 \text{?)}, \quad h = \frac{1}{8}$$

$$I \approx S_8 = \frac{1}{24} \left[ 1 + 4 \sum_{k=1}^4 \frac{8}{2k-1} \sin \frac{2k-1}{8} + 2 \sum_{k=1}^3 \frac{8}{2k} \sin \frac{2k}{8} + \sin 1 \right] \approx 0.94608331$$

### 3. 用复化Cotes公式

$$\because |I - C_n| = \left| -\frac{2(b-a)}{945} h^6 f^{(6)}(\xi) \right|, \quad \xi \in [0, 1] \quad \therefore n > \left( \frac{4}{6615} \times 10^6 \right)^{\frac{1}{6}} \approx 2.9$$

$$\leq \frac{2}{6615} h^6 < \frac{1}{2} \times 10^{-6}, \quad h = \frac{1}{n}. \quad \text{取 } n=4, \quad h=0.25$$

$$I \approx C_4 = \frac{1}{90} \left[ 7 + 7 \sin 1 + 32 \times 4 \sin \frac{1}{4} + 12 \times 2 \sin \frac{1}{2} + \frac{32 \times 4}{3} \sin \frac{3}{4} \right] \approx 0.946083004$$

事实上,  $I$  准确到小数点后7位的值是  $I=0.9460831$ .

$$\therefore |I - T_{236}| = 0.48 \times 10^{-6}, \quad |I - S_8| = 0.21 \times 10^{-6}, \quad |I - C_4| = 0.096 \times 10^{-6},$$

$\therefore$  按同样精度要求, 用复化Cotes公式优于其他两种算法,

其计算

量最小, 精度最高.

因此预先确定步长时, 宜选用复化Cotes公式, 其计算效率高.

**例.** 若用复化梯形公式,复化Simpson公式计算  $\int_{0.5}^1 \sqrt{x} dx$ , 要使精度达到  $\frac{1}{2} \times 10^{-4}$ , 问n各取多少?

**解:**

$$|f''(x)| = \left| -\frac{1}{4} x^{-\frac{3}{2}} \right| \leq \frac{1}{4} \left(\frac{1}{2}\right)^{-\frac{3}{2}} = \frac{\sqrt{2}}{2} < 0.8$$

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

$$|f^{(4)}(x)| = \left| -\frac{15}{16} x^{-\frac{7}{2}} \right| \leq \frac{15}{16} \left(\frac{1}{2}\right)^{-\frac{7}{2}} = \frac{15\sqrt{2}}{2} < 10.7$$

$$R_s = -\frac{b-a}{180} h^4 f^{(4)}(\eta)$$

$$|R_T| \leq \frac{1}{24} h^2 \cdot 0.8 = \frac{1}{24} \times \left(\frac{0.5}{n}\right)^2 \cdot 0.8 \leq \frac{1}{2} \times 10^{-4} \quad \eta \in (a, b)$$

$$n > 12.91, \quad \therefore n = 13$$

$$|R_s| < \frac{\frac{1}{2}}{180} \left(\frac{1}{n}\right)^4 \max |f^{(4)}(x)| < \frac{1}{2} \times 10^{-4},$$

$$n^4 > \frac{10.7 \times 10^4}{16 \times 180} \approx 37.153$$

$$n > 2.469 \quad \therefore n = 4$$

用  $S_4$  计算, 其分点为  $\frac{1}{2}, \frac{5}{8}, \frac{6}{8}, \frac{7}{8}, 1, h = \frac{1}{8}$

$$S_4 = \frac{h}{3} \left[ f\left(\frac{1}{2}\right) + 4f\left(\frac{5}{8}\right) + 4f\left(\frac{7}{8}\right) + 2f\left(\frac{6}{8}\right) + f(1) \right]$$

$$= \frac{1}{24} \left[ \sqrt{\frac{1}{2}} + 4\sqrt{\frac{5}{8}} + 4\sqrt{\frac{7}{8}} + 2\sqrt{\frac{6}{8}} + 1 \right]$$

$$= \frac{1}{24} [\sqrt{0.5} + \sqrt{10} + \sqrt{14} + \sqrt{3} + 1]$$

$$= \frac{1}{24} [0.70711 + 3.16228 + 3.74166 + 1.73205 + 1] \approx 0.4310$$

$$\int \sqrt{x} dx = \int \frac{\sqrt{x}}{\frac{1}{2} \cdot x^{-\frac{1}{2}}} d\sqrt{x} = \int 2(\sqrt{x})^2 d\sqrt{x} \stackrel{y=\sqrt{x}}{=} \int 2y^2 dy = \frac{2}{3} y^3 + C = \frac{2}{3} x^{\frac{3}{2}} + C$$

$$\therefore \int_{\frac{1}{2}}^1 \sqrt{x} dx = \frac{2}{3} x^{\frac{3}{2}} \Big|_{\frac{1}{2}}^1 = \frac{2}{3} \left[ 1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{3}{2}} \right] = \frac{2}{3} - \frac{1}{3} \sqrt{\frac{1}{2}} \approx \frac{1}{3} (2 - 0.70711) \approx 0.4310$$

### Romberg求积算法

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

**Problem:** 计算  $I = \int_a^b f(x)dx$  使误差  $\varepsilon < 10^{-8}$

$$I_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k) \quad T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$$

如用复化公式求积分，则必须事先确定  $n=?$  ( $h=?$ )。

$$I - T_n = -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\xi) = O(h^2) \quad (1) \text{ } h \text{ 大, 不精确}$$

$$I - S_n = O(h^4) \quad I - C_n = O(h^6) \quad (2) \text{ } h \text{ 小, 计算量大}$$

而用误差公式确定  $h$ ，有如下弊端：

(1) 含  $f(x)$  高阶导数，估计  $|f^{(k)}(x)|$  的最大值较困难。

(2) 用此法估计的  $h$  很保守，偏小，增大了计算量。

实际上，可以让计算机自动选择数值积分的步长  $h$ 。

即采用 **变步长求积公式**。

HUST

### 变步长的梯形公式

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

**变步长的思想:** 计算  $\int_a^b f(x)dx$  的数值积分，先确定初始步长  $h$ ，按某一复化公式求积，再将步长折半为  $h/2$  后，利用同一公式求积，反复进行，直到达到精度要求。

**两个问题:** (1) 如何判断达到了精度要求 ( $I$  未知,  $I - T_n = ?$ )。

(2) 步长折半前后的两次结果有何关系?

**解1:** 误差的事后估计法。

$$h = \frac{b-a}{n}, \quad n \text{ 等分 } [a, b], \quad I - T_n = O(h^2).$$

$$\frac{h}{2} = \frac{b-a}{2n}, \quad 2n \text{ 等分 } [a, b], \quad I - T_{2n} = O\left(\frac{h}{2}\right)^2.$$

$$\therefore \frac{I - T_{2n}}{I - T_n} = \frac{O\left(\frac{h}{2}\right)^2}{O(h^2)} \approx \frac{1}{4} \quad \therefore I - T_{2n} \approx \frac{1}{4} I - \frac{1}{4} T_n$$

$$\therefore \frac{3}{4} I - \frac{3}{4} T_{2n} \approx \frac{1}{4} T_{2n} - \frac{1}{4} T_n \Rightarrow I - T_{2n} \approx \frac{1}{3} (T_{2n} - T_n)$$

HUST

**定理:** 若  $|T_{2n} - T_n| < \varepsilon$ , 则  $|I - T_{2n}| < \varepsilon$

因此, 对给定的误差限  $\varepsilon$ , 计算机自动选择步长如下:

**Algorithm:** Step1  $h=b-a$ ;  $k=2$ ; 算  $T_1$ ;  $T_2$ ;

Step2 while( $|T_2 - T_1| \geq \varepsilon$ ) {  $k=2k$ ; 算  $T_k$ ;  
 $T_1=T_2$ ;  $T_2=T_k$ ; }

Step3  $I \approx T_2$ .

**解2:** 梯形公式的递推化.

(1) 先将  $[a, b]$   $n$  等分,  $h = \frac{b-a}{n}$ , 分点  $x_k = a + kh$ ,  $k=0, 1, \dots, n$ .

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

(2) 将步长减半, 将每个小区间  $[x_k, x_{k+1}]$  二等分, 其中点为

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

这时  $[a, b]$  被分为  $2n$  个长度为  $\frac{h}{2}$  的小区间.

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

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

$$\therefore T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{h}{2} \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}}) = \frac{1}{2} [T_n + h \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}})] \quad \dots\dots \text{递推公式}$$

**注:** (1) 计算  $T_{2n}$  时, 只需在  $T_n$  的基础上, 再计算  $n$  个点

$x_{k+0.5}$  ( $k=0, 1, \dots, n-1$ ) 处  $f(x)$  的函数值.

(2) 将递推公式代入 Algorithm, 便可编制变步长梯形算法的程序.



例3.4 用变步长算法计算  $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$  ,并要求误差  $\varepsilon < \frac{1}{2} \times 10^{-2}$  .

解: (1)取  $h=1, n=1$ .

$$T_1 = \frac{1}{2} [f(0) + f(1)] = \frac{1}{2} (1 + 0.8414710) = 0.9207355$$

(2) 将步长折半为  $\frac{1}{2}$  ,分点为  $0, \frac{1}{2}, 1$  . 则

$$T_2 = \frac{1}{2} T_1 + \frac{1}{2} f\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{1}{2} (0.9207355 + 0.958810) = 0.9397933$$

$$\text{而 } |T_2 - T_1| = 0.190578 \times 10^{-1} > \frac{1}{2} \times 10^{-2}$$

(3) 将步长折半为  $\frac{1}{4}$  ,分点为  $0, \frac{1}{4}, \frac{1}{2}, \frac{3}{4}, 1$ .

$$T_4 = \frac{1}{2} T_2 + \frac{1}{2} [f\left(\frac{1}{4}\right) + f\left(\frac{3}{4}\right)] = \frac{1}{2} \times 0.9397933 + \frac{1}{4} (0.9896158 + 0.9088516) = 0.9445135$$

$$\text{其中 } |T_4 - T_2| = 0.0047203 \times 10^{-2} < \frac{1}{2} \times 10^{-2} \quad \therefore I \approx T_4 = 0.9445135$$

## Overview

名称	阶	符号	代数精度	余项
梯形公式	1	$T, I_1$	1	$I - T = -\frac{(b-a)^3}{12} f''(\xi) = O(b-a)^3$
Simpson	2	$S, I_2$	3	$I - S = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{b-a}{2}\right)^4 f^{(4)}(\xi) = O(b-a)^5$
Cotes	4	$C, I_4$	5	$I - C = -\frac{2(b-a)}{945} \left(\frac{b-a}{12}\right)^6 f^{(6)}(\xi) = O(b-a)^7$

$$I - T_n \approx O(h^2)$$

$$T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] \quad I - S_n \approx O(h^4) \quad h = \frac{b-a}{n}$$

$$I - C_n \approx O(h^6)$$

$$T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{h}{2} \sum_{k=0}^{n-1} f\left(x_{k+\frac{1}{2}}\right) = \frac{1}{2} [T_n + h \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}})] \quad I - T_{2n} \approx \frac{1}{3} (T_{2n} - T_n)$$

用误差的事后估计法得到复化梯形公式的误差:

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

$$\therefore T_{2n} \text{ 的误差约为 } \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n)$$

若将此误差补偿给  $T_{2n}$ , 可以得到更精确的结果.

$$\bar{T} = T_{2n} + \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n) \quad \therefore I \approx \bar{T} = \frac{4}{3}T_{2n} - \frac{1}{3}T_n$$

这是积分  $I$  的一个更好的近似值, 称为外推公式.

通过外推公式可以加快收敛. 可以验证:  $S_{2n} = \frac{4}{3}T_{2n} - \frac{1}{3}T_n$

上式的意义: 复杂公式  $S_{2n}$  可以用  $T_n$  表示.

为便于后续描述, 上式常表示为 (等号左边的下标视为编号):

$$S_n = \frac{4}{3}T_{2n} - \frac{1}{3}T_n \quad (3.21)$$

类似  $\therefore I - S_n = O(h^4)$

$$\therefore \frac{I - S_{2n}}{I - S_n} = \frac{O(\frac{h}{2})^4}{O(h^4)} \approx \frac{1}{16} \quad \therefore I - S_{2n} \approx \frac{1}{16}(I - S_n)$$

注: 步长折半后, 误差是原来的  $\frac{1}{16}$ ! 可得误差事后估计式

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

从而, 也有外推公式  $I \approx \frac{16}{15}S_{2n} - \frac{1}{15}S_n$

$$\text{易证} \quad C_{2n} = \frac{16}{15}S_{2n} - \frac{1}{15}S_n$$

$C_{2n}$  可由 Simpson 公式步长二分前后两值的线性组合表示, 也记为

$$C_n = \frac{16}{15}S_{2n} - \frac{1}{15}S_n \quad (3.22)$$

$$\begin{aligned}\therefore I - C_n &= O(h^6) \\ \therefore \frac{I - C_{2n}}{I - C_n} &= \frac{O(\frac{h}{2})^6}{O(h^6)} \approx \frac{1}{64}\end{aligned}$$

可导出如下加速收敛的外推公式: **Romberg公式**.

$$R_n = \frac{64}{63}C_{2n} - \frac{1}{63}C_n \quad (3.23)$$

注: (1)  $R_n$  是一种变步长梯形公式的外推公式, 其收敛速度快。

(2) 如何用Romberg公式计算  $I = \int_a^b f(x)dx$ , 并要求误差  $\varepsilon < \frac{1}{2} \times 10^{-10}$  ?

**Romberg算法**: 将  $T_n$  序列加工成Romberg序列  $R_n$ , 从而加速收敛。

## Overview

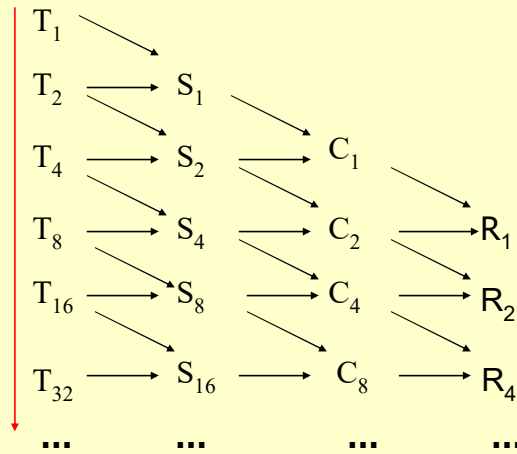
$$T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$$

$$\begin{aligned}I - T_n &= -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\xi) \\ &\approx -\frac{h^2}{12} [f'(b) - f'(a)] = O(h^2)\end{aligned}$$

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

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

$$S_n = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n \quad C_n = \frac{16}{15} S_{2n} - \frac{1}{15} S_n \quad R_n = \frac{64}{63} C_{2n} - \frac{1}{63} C_n$$



if  $|R_2 - R_1| < \varepsilon$ , 则  $R_2$  即为所求  
else 计算  $R_4$ , 判断  $|R_4 - R_2| < \varepsilon$ ? .....

### Romberg算法 注:可达到任意精度.

- (1) 置  $k=0$ ; 精度要求  $\varepsilon$ ;  $h=b-a$ ;  $T_1 = \frac{h}{2}[f(a) + f(b)]$ ;
- (2)  $h \leftarrow \frac{h}{2}$ ;  $k = k+1$ ;  
 $T_2 = \frac{T_1}{2} + hf(a+h)$ ;  $S_1 = \frac{4}{3}T_2 - \frac{1}{3}T_1$ ;
- (3)  $h \leftarrow \frac{h}{2}$ ;  $k = k+1$ ;  $T_4 = \frac{T_2}{2} + h[f(a+h) + f(a+3h)]$ ;  
 $S_2 = \frac{4}{3}T_4 - \frac{1}{3}T_2$ ;  $C_1 = \frac{16}{15}S_2 - \frac{1}{15}S_1$ ;
- (4)  $h \leftarrow \frac{h}{2}$ ;  $k = k+1$ ;  $T_8 = \frac{1}{2}T_4 + h \sum_{i=1}^4 f(a + (2i-1)h)$ ;  
 $S_4 = \frac{4}{3}T_8 - \frac{1}{3}T_4$ ;  $C_2 = \frac{16}{15}S_4 - \frac{1}{15}S_2$ ;  $R_1 = \frac{64}{63}C_2 - \frac{1}{63}C_1$ ;
- (5)  $h \leftarrow \frac{h}{2}$ ;  $k = k+1$ ;  $T_{2^k} = \frac{1}{2}T_{2^{k-1}} + h \sum_{i=1}^{2^{k-1}} f[a + (2i-1)h]$ ;  
 $S_{2^{k-1}} = \frac{4}{3}T_{2^k} - \frac{1}{3}T_{2^{k-1}}$ ;  $C_{2^{k-2}} = \frac{16}{15}S_{2^{k-1}} - \frac{1}{15}S_{2^{k-2}}$ ;  $R_{2^{k-3}} = \frac{64}{63}C_{2^{k-2}} - \frac{1}{63}C_{2^{k-3}}$ ;
- (6) if  $|R_{2^{k-3}} - R_{2^{k-4}}| < \varepsilon$ ,  $\Rightarrow I \approx R_{2^{k-3}}$ , stop  
else goto <5>

例 用变步长计算  $I = \int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx = \pi$ , 并要求误差  $\varepsilon < \frac{1}{2} \times 10^{-6}$ .

解:

$$(1) \quad T_1 = \frac{h}{2} [f(\frac{4}{1+0^2}) + f(\frac{4}{1+1^2})] = 3$$

$$(2) \quad T_2 = \frac{3}{2} + \frac{1}{2} \times \frac{4}{1+0.5^2} = 3.1, \quad S_1 = \frac{4}{3} \times 3.1 - \frac{1}{3} \times 3 = 3.1333333$$

$$(3) \quad T_4 = \frac{3.1}{2} + \frac{1}{4} [\frac{4}{1+0.25^2} + \frac{4}{1+0.75^2}] = 3.1311765$$

$$S_2 = \frac{4}{3} T_4 - \frac{1}{3} T_2 = 3.1415686, \quad C_1 = \frac{16}{15} S_2 - \frac{1}{15} S_1 = 3.1421177$$

$$(4) \quad T_8 = \frac{T_4}{2} + \frac{1}{8} [\frac{4}{1+(\frac{1}{8})^2} + \frac{4}{1+(\frac{3}{8})^2} + \frac{4}{1+(\frac{5}{8})^2} + \frac{4}{1+(\frac{7}{8})^2}]$$

$$= 3.1389885$$

$$S_4 = \frac{4}{3} T_8 - \frac{1}{3} T_4 = 3.1415925, \quad C_2 = \frac{16}{15} S_4 - \frac{1}{15} S_1 = 3.1415941,$$

$$R_1 = \frac{64}{63} C_2 - \frac{1}{63} C_1 = 3.1415858$$

$$(5) \quad T_{16} = \frac{T_8}{2} + \frac{1}{16} \sum_{i=1}^8 [\frac{4}{1+(\frac{2i-1}{16})^2}] = 3.1409416$$

$$S_8 = 3.1415927, C_4 = 3.1415927,$$

$$R_2 = 3.141592639$$

$$(6) \quad \because |R_2 - R_1| = 0.6839 \times 10^{-5} > \frac{1}{2} \times 10^{-6} \quad \therefore \text{go on (5)}$$

$$T_{32} = 3.1414299, S_{16} = 3.1415926, C_8 = 3.1415926,$$

$$R_4 = 3.141592644$$

$$(7) \quad \because |R_4 - R_2| = 0.05 \times 10^{-7} < \frac{1}{2} \times 10^{-6}$$

$$\therefore I \approx R_4 = 3.141592644$$

HW: 作业三 4~5

$$\int_0^{0.8} \sqrt{x^3} dx, \varepsilon = 0.5 \times 10^{-2}$$

### 牛顿—柯特斯型求积公式

- (1) **封闭型**（区间 $[a, b]$ 的两端点 $a, b$ 均是求积节点）；
- (2) 求积节点等距。

受此限制，牛顿—柯特斯型求积公式的代数精度只能是 $n$ （ $n$ 为奇数）或 $n+1$ （ $n$ 为偶数）。

如果对求积节点也适当的选取,即在求积公式中不仅 $A_k$ 而且 $x_k$ 也加以选取,这就可**增加自由度，从而可提高求积公式的代数精度。**

### 构造具有 $2n+1$ 次代数精度的求积公式

$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$$

将节点 $x_0 \dots x_n$ 以及系数 $A_0 \dots A_n$ 都作为待定系数。

令 $f(x) = 1, x, x^2, \dots, x^{2n+1}$ 代入可求解，得到的公式具有 $2n+1$ 次代数精度。

这样的节点称为**Gauss 点**，公式称为**Gauss 型求积公式**。

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

其中,  $x_0, x_1$  固定在  $-1, 1$ ,  $A_0, A_1$  可以适当选取, 只有两个自由度, 得到的是梯形公式, 其代数精确度只有1。

如对求积节点也适当选取, 则有四个自由度, 可得到如下公式:

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

这个积分公式的代数精确度为3, 是**高斯型**求积公式, 上面的求积节点  $\pm \frac{1}{\sqrt{3}}$  称为**高斯点**。

**定义** 如果  $n+1$  个求积节点的求积公式的代数精度为  $2n+1$ , 则这  $n+1$  个求积节点称为**高斯点**。

### 数值微分

由微积分的知识  $f'(a) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+h) - f(a)}{h}$  (\*)

而实际应用中, 通常  $f(x)$  会出现:

(1)  $f(x)$  由函数表给出; (2)  $f(x)$  非常复杂, 不便求导

以上的  $f(x)$  难于用 (\*) 式求导, 通常用近似的方法. ---**数值微分**

#### 一. 差商法

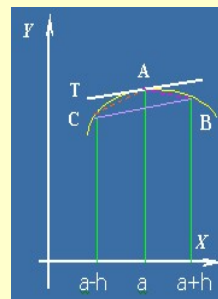
**向前差商**  $f'(a) \approx \frac{f(a+h) - f(a)}{h} = f[a, a+h]$  AB的斜率

**向后差商**  $f'(a) \approx \frac{f(a) - f(a-h)}{h} = f[a-h, a]$  AC的斜率

将两式平均得:

**中点法**  $f'(a) \approx \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h} = G(h)$  BC的斜率

由泰勒公式, 中点公式的截断误差为:  $f'(a) - G(h) \approx O(h^2)$



$$f'(a) \approx G(h) = \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h} \quad f'(a) - G(h) \approx O(h^2)$$

注：（1）由截断误差，步长 $h$ 越小，精度越高。

（2）但步长 $h$ 越小， $f(a+h)$ 与 $f(a-h)$ 越接近。

（3）由舍入误差分析，应避免相近的数相减， $h$ 不宜太小。

用二分步长及误差的事后估计法自动选择步长——变步长算法

$$f'(a) \approx G(h) = \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h} \quad f'(a) - G(h) \approx O(h^2)$$

记  $D_1 = G(h)$  ,  $D_2 = G(\frac{h}{2})$

$$f'(a) - D_1 \approx O(h^2), \quad f'(a) - D_2 \approx O(\frac{h}{2})^2 \Rightarrow \frac{f'(a) - D_2}{f'(a) - D_1} \approx \frac{1}{4}$$

$$\Rightarrow f'(a) - D_2 \approx \frac{1}{3}(D_2 - D_1) \quad \text{—— 事后误差估计法 } (|D_2 - D_1| \leq \varepsilon)$$

$$\therefore f'(a) \approx \frac{4}{3} D_2 - \frac{1}{3} D_1 = G_1$$

$$G_1(h) = \frac{4}{3} G(\frac{h}{2}) - \frac{1}{3} G(h) \quad \text{且 } f'(a) - G_1(h) \approx O(h^4)$$

根据Richardson外推法还可进一步外推

$$G_2(h) = \frac{16}{15} G_1(\frac{h}{2}) - \frac{1}{15} G_1(h) \quad G_3(h) = \frac{64}{63} G_2(\frac{h}{2}) - \frac{1}{63} G_2(h)$$



**例1.**用变步长中点法求 $e^x$ 在 $x=1$ 处的导数值。初始 $h=0.8$ ,精度要求 $\varepsilon = 0.5 \times 10^{-4}$ .

**分析:**  $f(x) = e^x$ , 则  $f'(x) = e^x$ ,  $f'(1) = e$

**解:** 由中点公式

$$f'(a) \approx G(h) = \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h} \quad \therefore f'(1) = e \approx \frac{1}{2h} (e^{1+h} - e^{1-h})$$

h	G(h)	G(0.5h)-G(h)
<b>0.8</b>	<b>3.01765</b>	<b>0.2263</b>
<b>0.4</b>	<b>2.79135</b>	<b>0.05491</b>
<b>0.2</b>	<b>2.73644</b>	<b>0.01363</b>
<b>0.1</b>	<b>2.72281</b>	
⋮	⋮	⋮

## 二. 插值求导

已知,  $f(x)$  函数表:

x	$x_0$	$x_1$	$x_2$	...	$x_n$
$f(x)$	$f(x_0)$	$f(x_1)$	$f(x_2)$	...	$f(x_n)$

构造  $f(x)$  的 Lagrange 插值公式  $P_n(x)$ .

$$f(x) \approx P_n(x) \quad \text{且} \quad f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega(x)$$

于是, 可构造如下 **插值型求导公式**

$$f^{(k)}(a) \approx P_n^{(k)}(a); \quad \text{当 } k=1, \quad f'(a) \approx P_n'(a),$$

**注:** 即使  $f(x)$  与  $P_n(x)$  相差不大, 但可能它们的导数相差很大!



## 二. 插值求导余项 (了解)

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

$$f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega(x)$$

$$f'(a) - P_n'(a) = [f(x) - P_n(x)]'_{x=a} = \left[ \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega(x) \right]'_{x=a}$$

$$f'(a) - P_n'(a) = \left\{ \left[ \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \right]' \omega(x) + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'(x) \right\}_{x=a}$$

由于 $\xi$ 是 $x$ 的未知函数, 上式无法估计.

$$\text{若 } a \text{ 为插值节点时, } \omega(a) = 0. \quad f'(a) - P_n'(a) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega'(a)$$

$f'(a) \approx P_n'(a)$ , 使: 让 $a$ 为插值节点; 且用等距节点插值公式.

HUST

Chapter 3  
Numerical integration  
and differentiation

例. 三点公式  $n=2$ , 在  $x_0, x_1=x_0+h, x_2=x_0+2h$  进行二次插值,

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

令  $x = x_0 + th$  则

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

对 $t$ 求导  $P_2'(x_0 + th) \cdot h = \frac{1}{2}(2t-3)f(x_0) - (2t-2)f(x_1) + \frac{1}{2}(2t-1)f(x_2)$

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

HUST

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

将  $t=0,1,2$  代入, 得

截断误差分别为:

$$\begin{aligned} f'(x_0) &\approx P_2'(x_0) = \frac{1}{2h} [-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)] & f'(x_0) - P_2'(x_0) &= \frac{h^2}{3} f'''(\xi) \\ f'(x_1) &\approx P_2'(x_1) = \frac{1}{2h} [-f(x_0) + f(x_2)] & f'(x_1) - P_2'(x_1) &= -\frac{h^2}{6} f'''(\xi) \\ f'(x_2) &\approx P_2'(x_2) = \frac{1}{2h} [f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)] & f'(x_2) - P_2'(x_2) &= \frac{h^2}{3} f'''(\xi) \end{aligned}$$

其中  $\xi \in (x_0, x_2)$

例. 已知  $y=e^x$  的函数表.

x	2.5	2.6	2.7	2.8	2.9
y	12.1825	13.4637	14.8797	16.4446	18.1741

试用三点数值微分公式计算 2.7 处的导数值.

分析: 用中点公式  $f'(x_1) \approx P_2'(x_1) = \frac{1}{2h} [-f(x_0) + f(x_2)]$ ,  $x_1 = 2.7$

解:  $h=0.2$  时  $f'(2.7) \approx \frac{1}{2 \times 0.2} (18.1741 - 12.1825) = 14.979$

$h=0.1$  时  $f'(2.7) \approx \frac{1}{2 \times 0.1} (16.4446 - 13.4637) = 14.9045$

$\therefore f'(x_1) - P_2'(x_1) = -\frac{h^2}{6} f'''(\xi)$  其中  $\xi \in (x_0, x_2)$

$\max |f'''(x)| = e^{2.9} < 27$

$\Rightarrow |f'(2.7) - P_2'(2.7)| < 0.045 \quad (h=0.1)$  注:  $f'(2.7) = 14.87973...$

1. 机械求积公式  $\int_a^b f(x)dx \approx A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1) + \dots + A_n f(x_n)$

2. 求积公式的代数精度

3. 插值型求积公式:  $A_k = \int_a^b l_k(x)dx$  iff 至少具有n次代数精度

4. Newton-Cotes求积公式: 等距节点的插值型求积公式

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

$$T = I_1 = \frac{1}{2}(b-a)[f(a) + f(b)] \quad R_T = -\frac{f^{(2)}(\xi)}{12}(b-a)^3 = O(b-a)^3 \quad \xi \in (a,b)$$

$$S = I_2 = \frac{1}{6}(b-a)[f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)] \quad R_S = O(b-a)^5$$

5. 复化求积公式  $T_n = \frac{h}{2}[f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$

$$I - T_n \approx -\frac{h^2}{12}[f'(b) - f'(a)] = O(h^2) \quad I - T_n = -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\xi), \xi \in (a,b)$$

6. 变步长的梯形公式与Romberg算法

7. 插值型求导公式: 中点公式