

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)

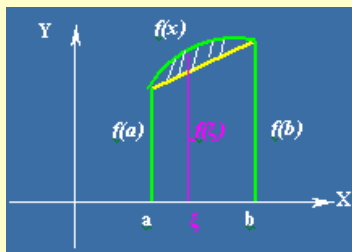
所以,讨论数值积分,即用数值方法计算定积分的近似值.

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

3. Simpson公式

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

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

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

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_i 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, 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

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

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

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**.

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

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

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

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

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

(*)式为所求的求积公式.(称为**插值型求积公式**)

$$\text{求积系数 } A_k = \int_a^b l_k(x) dx$$

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

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

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

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

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

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

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。

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,

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

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

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

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

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	1325/17280	2969/17280	2969/17280	1325/17280	3577/17280	751/17280	
8	959/28350	5888/28350	-928/28350	10496/28350	-4340/28350	10496/28350	-928/28350	5888/28350	959/28350

HUST

Cotes系数的性质

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

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.

HUST

低阶Newton-Cotes公式

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

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

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

$n=2$ 时,

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

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

$n=4$ 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.

HUST

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.

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.

构造其求积公式, 有两种方法:

1. 基于代数精度, 通过解线性方程组求 A_k
2. 利用插值型公式 $A_k = \int_a^b l_k(x)dx$

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:

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

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

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

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

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

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

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($n=1$) $R_T = I - T = \int_a^b \frac{f^{(2)}(\xi_x)}{2!} (x-a)(x-b)dx$

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

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

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

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

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

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

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

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)

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

HUST

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

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

n 较大时, 结果较精确

HUST

Review

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。

Review

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

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

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

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

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 ϵ ，
相继的 n 步运算后结果的误差为 e_n ，且若其仅由 ϵ 引起，

- (1) 如 $|e_n| \approx Cn\epsilon$ ，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 $|e_n| \approx K^n\epsilon$ ，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。

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

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

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

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

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

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

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。

小结

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

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

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,

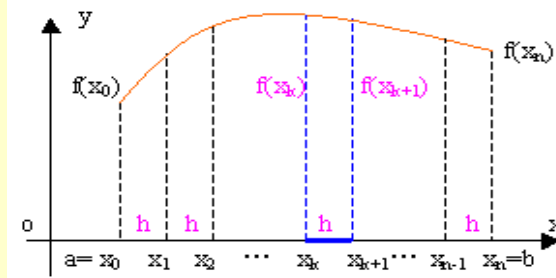
分点 $x_k = a + kh$,

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

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

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

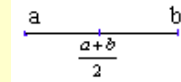
$$\therefore I \approx \sum_{k=0}^{n-1} \frac{h}{2} [f(x_k) + f(x_{k+1})] = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] = T_n$$



复化Simpson公式

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

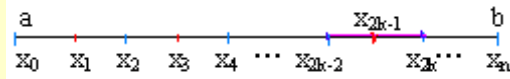
$$S = I_2 = \frac{1}{6} (b-a) \left[f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right]$$



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。 ($k=1, 2, \dots, m$)

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

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

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

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

HUST

复化Cotes公式求积

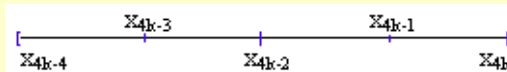
Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

构造复化Cotes公式 (5点公式)

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

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?

$$C_n = \frac{4h}{90} [7f(a) + 32 \sum_{k=1}^m f(x_{4k-3}) + 12 \sum_{k=1}^m f(x_{4k-2}) + 32 \sum_{k=1}^m f(x_{4k-1}) + 14 \sum_{k=1}^{m-1} f(x_{4k}) + 7f(b)]$$

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。

ST

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

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

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

而由定积分的定义和Newton-Leibnitz公式可得

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

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

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

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

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

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

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
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 $e = \frac{1}{2} \times 10^{-6}$

$n=?$

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

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

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

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

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

HUST

1. 用复化梯形公式

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

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

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

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

2. 用复化Simpson公式

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

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

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

3. 用复化Cotes公式

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

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

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

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:

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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) 如何知道达到了精度要求 (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。

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

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

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

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

HUST

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

因此, 对给定的误差限 ε , 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

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

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 $0, \frac{1}{4}, \frac{1}{2}, \frac{3}{4}, 1$.

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

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

Romberg公式

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 $Q \quad I - S_n = O(h^4)$

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

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 $I \approx \frac{16}{15} S_{2n} - \frac{1}{15} S_n$

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

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

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

$Q \quad I - C_n = O(h^6)$

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

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

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

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

$$I - T_n = -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\xi)$$

$$\approx -\frac{h^2}{12} [f'(b) - f'(a)] = O(h^2)$$

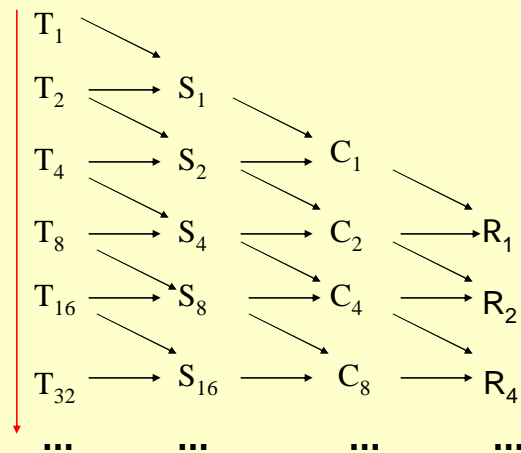
$$T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{h}{2} \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}}) = \frac{1}{2} [T_n + h \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}})]$$

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

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

HUST

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation



if $|R_2 - R_1| < \varepsilon$, 则 R_2 即为所求

else 计算 R_4 , 判断 $|R_4 - R_2| < \varepsilon$?

HUST

Romberg算法

注:可达到任意精度.

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

- (1) 置 $k=0$; 精度要求 ε ; $h=b-a$; $T_1 = \frac{h}{2}[f(a) + f(b)]$;
- (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) $h \leftarrow \frac{h}{2}$; $k = k + 1$; $T_8 = \frac{1}{2}T_4 + h\sum_{i=1}^4 f(a + (2i-1)h)$;
 $S_4 = \frac{4}{3}T_8 - \frac{1}{3}T_4$; $C_2 = \frac{16}{15}S_4 - \frac{1}{15}S_1$; $R_1 = \frac{64}{63}C_2 - \frac{1}{63}C_1$;
- (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>

HUST

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) $T_1 = \frac{h}{2} [f(\frac{4}{1+0^2}) + f(\frac{4}{1+1^2})] = 3$
- (2) $T_2 = \frac{3}{2} + \frac{1}{2} \times \frac{4}{1+0.5^2} = 3.1$, $S_1 = \frac{4}{3} \times 3.1 - \frac{1}{3} \times 3 = 3.133333$
- (3) $T_4 = \frac{3.1}{2} + \frac{1}{4} [\frac{4}{1+0.25^2} + \frac{4}{1+0.75^2}] = 3.1311765$
 $S_2 = \frac{4}{3}T_4 - \frac{1}{3}T_2 = 3.1415686$, $C_1 = \frac{16}{15}S_2 - \frac{1}{15}S_1 = 3.1421177$
- (4) $T_8 = \frac{T_4}{2} + \frac{1}{8} [\frac{4}{1+(\frac{1}{8})^2} + \frac{4}{1+(\frac{3}{8})^2} + \frac{4}{1+(\frac{5}{8})^2} + \frac{4}{1+(\frac{7}{8})^2}]$
 $= 3.1389885$
 $S_4 = \frac{4}{3}T_8 - \frac{1}{3}T_4 = 3.1415925$, $C_2 = \frac{16}{15}S_4 - \frac{1}{15}S_1 = 3.1415941$,
 $R_1 = \frac{64}{63}C_2 - \frac{1}{63}C_1 = 3.1415858$

HUST

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

$$S_8 = 3.1415927, C_4 = 3.1415927, \\ R_2 = 3.141592639$$

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

$$T_{32} = 3.1414299, S_{16} = 3.1415926, C_8 = 3.1415926, \\ R_4 = 3.141592644$$

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

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

HW: 作业三 4~5

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

高斯型积分（了解）

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，这就可以增加自由度，从而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**。

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

而实际中,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

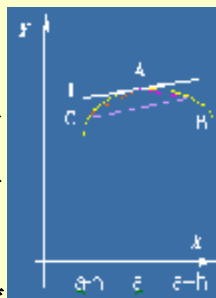
向前差商 $f'(a) \approx \frac{f(a+h) - f(a)}{h} = f[a, a+h]$ AB的斜率

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

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

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

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

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

根据Richardson外推法还可进一步外推

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

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)
0.8	3.01765	0.2263
0.4	2.79135	0.05491
0.2	2.73644	0.01363
0.1	2.72281	
⋮	⋮	⋮

二. 插值求导

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

已知, $f(x)$ 函数表:

x	x_0	x_1	x_2	\dots	x_n
$f(x)$	$f(x_0)$	$f(x_1)$	$f(x_2)$	\dots	$f(x_n)$

构造 $f(x)$ 的 Lagrange 插值公式 $P_n(x)$.

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

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!



HUST

二. 插值求导余项 (了解)

Chapter 3
Numerical Integration
and Differentiation

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

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

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

由于 ξ 是 x 的未知函数, 上式无法估计.

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

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

HUST

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

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

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

将 $t=0, 1, 2$ 代入, 得

截断误差分别为:

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

$$f'(x_0) - P_2'(x_0) = \frac{h^2}{3} f'''(\xi)$$

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

$$f'(x_1) - P_2'(x_1) = -\frac{h^2}{6} f'''(\xi)$$

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

$$f'(x_2) - P_2'(x_2) = \frac{h^2}{3} f'''(\xi)$$

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	16.446	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 $f'(2.7) \approx \frac{1}{2 \times 0.1}(16.446 - 13.4637) = 14.9045$

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

$\max |f'''(x)| = e^{2.9} < 27$ 注: $f'(2.7) = 14.87973\dots$

$\Rightarrow |f'(2.7) - p_2'(2.7)| < 0.045 \quad (h=0.1)$

小结

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