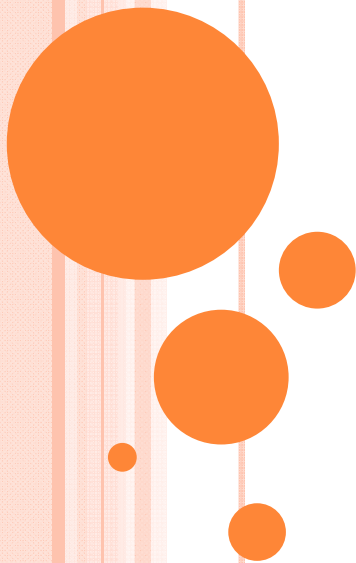


数值微分



目录

- 数值微分的重要性
- 导数的近似值
- 数值差分公式
- 运用插值函数求数值微分
 - 牛顿多项式微分
 - 拉格朗日多项式微分



在实际问题中，往往会遇到某函数 $f(x)$ 是用表格表示的,用通常的导数定义无法求导,因此要寻求其他方法近似求导。常用的数值微分方法有:

- 运用差商求数值微分
- 运用插值函数求数值微分



数值微分的重要性

- ◆ 数值微分的主要内容数值求导数
- ◆ 数值微分的重要性

科学和工程问题绝大多数为微分方程
常微分方程和偏微分方程

$$c_1 \frac{d^2 f(t)}{dt^2} + c_2 \frac{df(t)}{dt} = g(t)$$

最简单直接的数值微分方法就是用差商代替微商.

导数的近似值

差商的极限

导数的定义

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

转化为数列的极限

$$\{h_k\}, \quad h_k \rightarrow 0$$

差商 $D_k = \frac{f(x+h_k) - f(x)}{h_k}, \quad (k = 1, 2, \dots)$

差商的极限



导数的近似值

例 6.1 设 $f(x) = e^x$ 且 $x = 1$ 。使用步长 $h_k = 10^{-k}$, $k = 1, 2, \dots, 10$ 计算差商 D_k 。精度为小数点后 9 位。

解: 计算 D_k 所需的值 $f(1 + h_k)$ 和 $(f(1 + h_k) - f(1))/h_k$ 如表 6.1 所示。

表 6.1 求解 $D_k = (e^{1+h_k} - e)/h_k$ 的差商

h_k	$f_k = f(1 + h_k)$	$f_k - e$	$D_k = (f_k - e)/h_k$
$h_1 = 0.1$	3.004166024	0.285884196	2.858841960
$h_2 = 0.01$	2.745601015	0.027319187	2.731918700
$h_3 = 0.001$	2.721001470	0.002719642	2.719642000
$h_4 = 0.0001$	2.718553670	0.000271842	2.718420000
$h_5 = 0.00001$	2.718309011	0.000027183	2.718300000
$h_6 = 10^{-6}$	2.718284547	0.000002719	2.719000000
$h_7 = 10^{-7}$	2.718282100	0.000000272	2.720000000
$h_8 = 10^{-8}$	2.718281856	0.000000028	2.800000000
$h_9 = 10^{-9}$	2.718281831	0.000000003	3.000000000
$h_{10} = 10^{-10}$	2.718281828	0.000000000	0.000000000

误差增大

差商的极限不容易得到导数的近似值。

导数的近似值

程序 6.1(使用极限的微分求解) 计算 $f'(x)$ 的近似值, 生成序列

$$f'(x) \approx D_k = \frac{f(x + 10^{-k}h) - f(x - 10^{-k}h)}{2(10^{-k}h)} \quad \text{其中 } k = 0, \dots, n$$

当 $|D_{n+1} - D_n| \geq |D_n - D_{n-1}|$ 或 $|D_n - D_{n-1}|$ 小于容差时停止计算。后者用来求最佳近似值 $f'(x) \approx D_n$ 。

```
function [L,n]=difflim(f,x,toler)
%Input - f is the function input as a string 'f'
%       - x is the differentiation point
%       - toler is the tolerance for the error
%Output-L=[H' D' E']:
%         H is the vector of step sizes
%         D is the vector of approximate derivatives
%         E is the vector of error bounds
%       - n is the coordinate of the "best approximation"
max1=15;
h=1;
H(1)=h;
D(1)=(feval(f,x+h)-feval(f,x-h))/(2*h);

E(1)=0;
R(1)=0;
```

```
for n=1:2
    h=h/10;
    H(n+1)=h;
    D(n+1)=(feval(f,x+h)-feval(f,x-h))/(2*h);
    E(n+1)=abs(D(n+1)-D(n));
    R(n+1)=2*E(n+1)-(abs(D(n+1))+abs(D(n))+eps);
end
n=2;
while((E(n)>E(n+1))&(R(n)>toler))&n<max1
    h=h/10;
    H(n+2)=h;
    D(n+2)=(feval(f,x+h)-feval(f,x-h))/(2*h);
    E(n+2)=abs(D(n+2)-D(n+1));
    R(n+2)=2*E(n+2)-(abs(D(n+2))+abs(D(n+1))+eps);
    n=n+1;
end
n=length(D)-1;
L=[H' D' E'];
```


导数的近似值

中心差分公式

设 $f \in C^3[a, b]$, $x-h, x, x+h \in [a, b]$ 则

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

截断误差

$$E_{trunc}(f, h) = -\frac{h^2 f^{(3)}(c)}{6} = \underline{O(h^2)}$$

$$(c = c(x) \in [a, b])$$



导数的近似值

中心差分公式的推导

利用Taylor展开式

$$f(x+h) = f(x) + f'(x)h + \frac{1}{2!} f^{(2)}(x)h^2 + \frac{1}{3!} f^{(3)}(c_1)h^3$$

$$f(x-h) = f(x) - f'(x)h + \frac{1}{2!} f^{(2)}(x)h^2 - \frac{1}{3!} f^{(3)}(c_2)h^3$$

$$\Rightarrow f(x+h) - f(x-h) = 2f'(x)h + \frac{1}{3!} (f^{(3)}(c_1) + f^{(3)}(c_2))h^3$$

$$\Rightarrow f'(x) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} - \frac{1}{3!} f^{(3)}(c)h^2$$

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

截断误差

导数的近似值

精度为 $O(h^4)$ 中心差分公式

设 $f \in C^5[a, b]$, $x - 2h, x - h, x, x + h, x + 2h \in [a, b]$

$$\text{则 } f'(x) \approx \frac{-f(x+2h) + 8f(x+h) - 8f(x-h) + f(x-2h)}{12h}$$

截断误差

$$E_{trunc}(f, h) = -\frac{h^4 f^{(5)}(c)}{30} = \underline{O(h^4)}$$

$$(c = c(x) \in [a, b])$$

收敛速度更快

可取更大的 h , 减少计算机的舍入误差



证明:

设关于 x 的四阶泰勒展开式: $f(x) = P_4(x) + E_4(x)$

则 $f(x+h)$ 和 $f(x-h)$ 的泰勒展开式为:

$$f(x+h) - f(x-h) = 2f'(x)h + \frac{2f^{(3)}(x)h^3}{3!} + \frac{2f^{(5)}(c_1)h^5}{5!} \quad (1)$$

用 $2h$ 代替 h ,可得如下近似:

$$f(x+2h) - f(x-2h) = 4f'(x)h + \frac{16f^{(3)}(x)h^3}{3!} + \frac{64f^{(5)}(c_1)h^5}{5!} \quad (2)$$

$(1)*8-(2)$,消去包含 f^3 的项:



证明（接上页）：

$$\begin{aligned} & -f(x+2h)+8f(x+h)-8f(x-h)+f(x-2h) \\ & =12f'(x)h+\frac{(16f^{(5)}(c_1)-64f^{(5)}(c_2))}{120}h^5 \end{aligned} \quad (3)$$

如果 $f^{(5)}(x)$ 的符号只是正或者负，且值变化不快，

则可在 $[x-2h, x+2h]$ 内找到一个值 c ，满足

$$16f^{(5)}(c_1)-64f^{(5)}(c_2)=-48f^{(5)}(c) \quad (4)$$

将(4)代入(3)，结果 $f'(x)$ 表示为



证明（接上页）：

$$f'(x) = \frac{-f(x+2h) + 8f(x+h) - 8f(x-h) + f(x-2h)}{12h}$$

$$+ \frac{f^{(5)}(c)h^4}{30}$$

截断误差

中心差分公式



导数的近似值

中心差分公式

例 6.2 设 $f(x) = \cos(x)$ 。

(a) 利用公式(3)和公式(10), 步长分别为 $h = 0.1, 0.01, 0.001$ 和 0.0001 , 计算 $f'(0.8)$ 的近似值。精度为小数点后 9 位。

(b) 与真实值 $f'(0.8) = -\sin(0.8)$ 进行比较。

解: (a) 设 $h = 0.01$, 根据公式(3), 可得

$$f'(0.8) \approx \frac{f(0.81) - f(0.79)}{0.02} \approx \frac{0.689498433 - 0.703845316}{0.02} \approx -0.717344150$$

设 $h = 0.01$, 根据公式(10), 可得

$$\begin{aligned} f'(0.8) &\approx \frac{-f(0.82) + 8f(0.81) - 8f(0.79) + f(0.78)}{0.12} \\ &\approx \frac{-0.682221207 + 8(0.689498433) - 8(0.703845316) + 0.710913538}{0.12} \\ &\approx -0.717356108 \end{aligned}$$

导数的近似值

中心差分公式

(b) 公式(3)和公式(10)的近似值误差分别为 -0.000011941 和 0.000000017 。在本例中，当 $h=0.01$ 时，公式(10)给出的 $f'(0.8)$ 的近似值比公式(3)给出的更好。通过对本例的误差分析可以得出上面的结论。其他的计算如表 6.2 所示。 ■

表 6.2 根据公式(3)和公式(10)得到的数值微分

步长	公式(3)的近似值	公式(3)的误差	公式(10)的近似值	公式(10)的误差
0.1	-0.716161095	-0.001194996	-0.717353703	-0.000002389
0.01	-0.717344150	-0.000011941	-0.717356108	0.000000017
0.001	-0.717356000	-0.000000091	-0.717356167	0.000000076
0.0001	-0.717360000	-0.000003909	-0.717360833	0.000004742

导数的近似值

Richardson外推法

精度为 $O(h^2)$ 和 $O(h^4)$ 中心差分公式的关系

设 $f_k = f(x_k) = f(x_0 + kh)$ 则由 $O(h^2)$ 中心差分公式得

$$f'(x_0) \approx \underline{D_0(h)} + Ch^2$$

步长为 h
的近似值

$$f'(x_0) \approx D_0(2h) + 4Ch^2$$

$$\Rightarrow \underline{3f'(x_0) \approx 4D_0(h) - D_0(2h)} = \frac{4(f_1 - f_{-1})}{2h} - \frac{f_2 - f_{-2}}{4h}$$

$$\Rightarrow f'(x_0) \approx \frac{-f_2 + 8f_1 - 8f_{-1} - f_{-2}}{12h}$$

即精度为 $O(h^4)$ 的中心差分公式

由低阶精度的解推导得到高阶精度的解，称为外推法。

导数的近似值

例 6.3 设 $f(x) = \cos(x)$ 。设 $h = 0.01$ 并利用式(27)和式(28),说明式(30)中的线性组合 $(4D_0(h) - D_0(2h))/3$ 如何用来求出式(10)给出的 $f'(0.8)$ 的近似值。精度为小数点后 9 位。

解: $h = 0.01$ 并利用式(27)和式(28)可得

$$\begin{aligned} D_0(h) &\approx \frac{f(0.81) - f(0.79)}{0.02} \approx \frac{0.689498433 - 0.703845316}{0.02} \\ &\approx -0.717344150 \end{aligned}$$

和

$$\begin{aligned} D_0(2h) &\approx \frac{f(0.82) - f(0.78)}{0.04} \approx \frac{0.682221207 - 0.710913538}{0.04} \\ &\approx -0.717308275 \end{aligned}$$

式(30)中的线性组合为

$$\begin{aligned} f'(0.8) &\approx \frac{4D_0(h) - D_0(2h)}{3} \approx \frac{4(-0.717344150) - (-0.717308275)}{3} \\ &\approx -0.717356108 \end{aligned}$$

这与例 6.2 中直接用式(10)得到的 $f'(0.8)$ 的近似值相同。

导数的近似值

Richardson外推法

设 $f'(x_0)$ 的两个精度为 $O(h^{2k})$ 的近似值分别为

$D_{k-1}(h)$ 和 $D_{k-1}(2h)$, 且

$$f'(x_0) = D_{k-1}(h) + c_1 h^{2k} + c_2 h^{2k+2} + \dots$$

$$f'(x_0) = D_{k-1}(2h) + 4^k c_1 h^{2k} + 4^{k+1} c_2 h^{2k+2} + \dots$$

可得改进的近似值表达式

$$f'(x_0) = D_k(h) + O(h^{2k+2}) = \frac{4^k D_{k-1}(h) - D_{k-1}(2h)}{4^k - 1} + O(h^{2k+2})$$

导数的近似值

作业

P257 **1 (a) (b)**

P258 **3 (a) (b)**

上机

P260 **1, 2, 3**



数值差分公式

其它中心差分公式

精度为 $O(h^2)$ 的中心差分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{f_1 - f_{-1}}{2h}$$

$$f''(x_0) \approx \frac{f_1 - 2f_0 + f_{-1}}{h^2}$$

$$f^{(3)}(x_0) \approx \frac{f_2 - f_1 + 2f_{-1} - f_{-2}}{2h^3}$$

$$f^{(4)}(x_0) \approx \frac{f_2 - 4f_1 + 6f_0 - 4f_{-1} + f_{-2}}{h^4}$$

$$f_k = f(x_0 + kh)$$

$$(k = -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3)$$



数值差分公式

其它中心差分公式

推导 $f''(x_0) \approx \frac{f_1 - 2f_0 + f_{-1}}{h^2}$

$$f_k = f(x_0 + kh)$$
$$(k = -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3)$$

利用**Taylor**展开式

$$f(x+h) = f(x) + hf'(x) + \frac{h^2}{2} f''(x) + \frac{h^3}{6} f^{(3)}(x) + \frac{h^4}{24} f^{(4)}(x) + \dots$$

$$\Rightarrow f(x+h) + f(x-h) = 2f(x) + h^2 f''(x) + \frac{h^4}{12} f^{(4)}(x) + \dots$$

$$\Rightarrow f''(x_0) = \frac{f_1 - 2f_0 + f_{-1}}{h^2} - \frac{h^2}{12} f^{(4)}(c)$$



数值差分公式

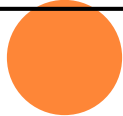
其它中心差分公式

精度为 $O(h^4)$ 的中心差分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{-f_2 + 8f_1 - 8f_{-1} + f_{-2}}{12h}$$

$$f''(x_0) \approx \frac{-f_2 + 16f_1 - 30f_0 + 16f_{-1} - f_{-2}}{12h^2}$$

$$f^{(3)}(x_0) \approx \frac{-f_3 + 8f_2 - 13f_1 + 13f_{-1} - 8f_{-2} + f_{-3}}{8h^3}$$

$$f^{(4)}(x_0) \approx \frac{-f_3 + 12f_2 - 39f_1 + 56f_0 - 39f_{-1} + 12f_{-2} - f_{-3}}{6h^4}$$


数值差分公式

例 6.4 设 $f(x) = \cos(x)$ 。

(a) $h = 0.1, 0.01$ 和 0.001 , 利用公式(6)求解 $f''(0.8)$ 的近似值。精度为小数点后 9 位。

(b) 比较计算结果和真实值 $f''(0.8) = -\cos(0.8)$ 。

解:

(a) 当 $h = 0.01$ 时, 计算过程如下:

$$\begin{aligned} f''(0.8) &\approx \frac{f(0.81) - 2f(0.80) + f(0.79)}{0.0001} \\ &\approx \frac{0.689498433 - 2(0.696706709) + 0.703845316}{0.0001} \\ &\approx -0.696690000 \end{aligned}$$

$$f''(x_0) \approx \frac{f_1 - 2f_0 + f_{-1}}{h^2}$$

(b) 近似值结果的误差为 -0.000016709 。其他的计算如表 6.5 所示。在误差分析中将解释在此例中为何 $h = 0.01$ 是最佳的。

表 6.5 求解例 6.4 中 $f''(x)$ 的数值近似值

步长	公式(6)的近似值	公式(6)的误差
$h = 0.1$	-0.696126300	-0.000580409
$h = 0.01$	-0.696690000	-0.000016709
$h = 0.001$	-0.696000000	-0.000706709

数值差分公式

Lagrange多项式微分

如果函数必须在 x_0 的某一边计算, 则无法采用中心差分公式。

前向(后向)差分公式

采用位于 x_0 的右边(左边)的等距横坐标点上的函数值

$$f_k = f(x_0 + kh)$$

表 6.7 精度为 $O(h^2)$ 的前向差分公式和后向差分公式

$$f'(x_0) \approx \frac{-3f_0 + 4f_1 - f_2}{2h} \quad (\text{前向微分})$$

$$f'(x_0) \approx \frac{3f_0 - 4f_{-1} + f_{-2}}{2h} \quad (\text{后向微分})$$

$$f''(x_0) \approx \frac{2f_0 - 5f_1 + 4f_2 - f_3}{h^2} \quad (\text{前向微分})$$

$$f''(x_0) \approx \frac{2f_0 - 5f_{-1} + 4f_{-2} - f_{-3}}{h^2} \quad (\text{后向微分})$$

$$f^{(3)}(x_0) \approx \frac{-5f_0 + 18f_1 - 24f_2 + 14f_3 - 3f_4}{2h^3}$$

$$f^{(3)}(x_0) \approx \frac{5f_0 - 18f_{-1} + 24f_{-2} - 14f_{-3} + 3f_{-4}}{2h^3}$$

$$f^{(4)}(x_0) \approx \frac{3f_0 - 14f_1 + 26f_2 - 24f_3 + 11f_4 - 2f_5}{h^4}$$

$$f^{(4)}(x_0) \approx \frac{3f_0 - 14f_{-1} + 26f_{-2} - 24f_{-3} + 11f_{-4} - 2f_{-5}}{h^4}$$

运用插值函数求数值微分

- 牛顿多项式微分
- 拉格朗日多项式微分



拉格朗日多项式微分

设 $L_n(x)$ 是 $f(x)$ 的过点 $\{x_0, x_1, x_2, \dots, x_n\} \subset [a, b]$ 的 n 次插值多项式, 由Lagrange插值余项, 有对任意给定的 $x \in [a, b]$, 总存在如下关系式:

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

$$\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_N)$$

若取数值微分公式 $f'(x) \approx L'_n(x)$



拉格朗日多项式微分

误差为:

$$R_n'(x) = f'(x) - L_n'(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \omega_{n+1}'(x) + \omega_{n+1}(x) \frac{d}{dx} \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!}$$

其中 $\omega_{n+1}(x) \frac{d}{dx} \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!}$ 中 ξ_x 是未知的, 其误差不能估计,

注意到在插值节点处 $\omega_{n+1}(x_i) \frac{d}{dx} \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} = 0$, 此时的余项为

$$R_n'(x_i) = f'(x_i) - L_n'(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_i)}{(n+1)!} \omega_{n+1}'(x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_i)}{(n+1)!} \prod_{\substack{k=0 \\ k \neq i}}^n (x_i - x_k)$$



拉格朗日多项式微分

因此插值型求导公式常用于求节点处的导数值

$$f'(x_i) \approx L'_n(x_i) = \sum_{k=0}^n f(x_k) l'_k(x_i) \quad i=0,1,\dots,n$$

$$l_k(x) = \frac{(x-x_0)\dots(x-x_{k-1})(x-x_{k+1})\dots(x-x_n)}{(x_k-x_0)\dots(x_k-x_{k-1})(x_k-x_{k+1})\dots(x_k-x_n)}$$

称为**n+1**点求导公式。

常用的数值微分公式是 $n=1,2$ 的插值型微分公式。

当 $n=1$ 时,有

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



拉格朗日多项式微分

所以, 当 $n=1$ 时,有

$$R_1'(x_i) = f'(x_i) - L_1'(x_i) = \frac{f^{(2)}(\xi_i)}{2!} \omega_2'(x_i) \quad i = 0, 1$$

$$f'(x_i) \approx L_1'(x_i) = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \quad i = 0, 1$$

令 $h = x_1 - x_0 > 0$

$$f'(x_0) = \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} - \frac{h}{2} f''(\xi_1) \quad (1)$$

$$f'(x_1) = \frac{f(x_1) - f(x_1 - h)}{h} + \frac{h}{2} f''(\xi_2) \quad (2)$$

(1) 称为 x_0 点的向前差商公式,

(2) 称为 x_1 点的向后差商公式。



拉格朗日多项式微分

例1 设 $f(x)=\ln x$, $x_0=1.8$, 用2点公式计算 $f'(x_0)$ 。

解: 计算 $f'(x_0)$ 的误差为 $\frac{|hf''(\xi)|}{2} = \frac{h}{2\xi^2}$,

这里 $1.8 < \xi < 1.8+h$ 或 $1.8-h < \xi < 1.8$

列表计算如下:

h	$\frac{f(1.8+h)-f(1.8)}{h}$	$\frac{h}{2(1.8)^2}$	$\frac{f(1.8)-f(1.8-h)}{h}$	$\frac{h}{2(1.8-h)^2}$
0.1	0.5406722	0.0154321	0.5715841	0.0173010
0.01	0.5540180	0.0015432	0.5571045	0.0015605
0.001	0.5554013	0.0001543	0.55570993	0.0001545

$$f'(1.8) = 0.555$$



拉格朗日多项式微分

举 $l'_0(x_i)$ 为例

$$\begin{aligned} l'_0(x_i) &= \left[\frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} \right]' \bigg|_{x=x_0} = \frac{[(x-x_1)(x-x_2)]'}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} \bigg|_{x=x_0} \\ &= \frac{x-x_1+x-x_2}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} \bigg|_{x=x_0} = \frac{2x_0-x_1-x_2}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} \end{aligned}$$

其他 $l'_1(x_i)$ 和 $l'_2(x_i)$ 同理



拉格朗日多项式微分

当 $n=2$ 时,有

$$\begin{aligned} f'(x_i) &= \sum_{k=0}^2 f(x_k) l'_k(x_i) + \frac{1}{6} f^{(3)}(\xi_i) \prod_{\substack{k=0 \\ k \neq i}}^2 (x_i - x_k) \\ &= f(x_0) \frac{2x_i - x_1 - x_2}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} + f(x_1) \frac{2x_i - x_0 - x_2}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)} \\ &\quad + f(x_2) \frac{2x_i - x_0 - x_1}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)} + \frac{1}{6} f^{(3)}(\xi_i) \prod_{\substack{k=0 \\ k \neq i}}^2 (x_i - x_k) \quad i=0,1,2 \end{aligned}$$

当节点等距时, 即有 $x_1 = x_0 + h$, $x_2 = x_0 + 2h$, $h > 0$,

上述公式可简化为



拉格朗日多项式微分

$$f'(x_0) = \frac{-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)}{2h} + \frac{h^2}{3} f^{(3)}(\xi_0)$$

$$f'(x_1) = \frac{f(x_2) - f(x_0)}{2h} - \frac{h^2}{6} f^{(3)}(\xi_1)$$

$$f'(x_2) = \frac{f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)}{2h} + \frac{h^2}{3} f^{(3)}(\xi_2)$$

这里 $x_1 = x_0 + h$, $x_2 = x_0 + 2h$, $x_0 < \xi_i < x_2$

$n=2$ 时, 计算 $f'(x_0)$ 的误差是 $O(h^2)$, 且(4)的误差最小。

有时, 也将 x_i 统一表为 x_0 , 将上述公式写成如下形式

$$f'(x_0) = \frac{-3f(x_0) + 4f(x_0 + h) - f(x_0 + 2h)}{2h} + \frac{h^2}{3} f^{(3)}(\xi_0) \quad (3)$$

$$f'(x_0) = \frac{f(x_0 + h) - f(x_0 - h)}{2h} - \frac{h^2}{6} f^{(3)}(\xi_1) \quad (4)$$

$$f'(x_0) = \frac{f(x_0 - 2h) - 4f(x_0 - h) + 3f(x_0)}{2h} + \frac{h^2}{3} f^{(3)}(\xi_2) \quad (5)$$

$x_0 - h < \xi_i < x_0 + h, i = 0, 1, 2$. (3)、(4)、(5)称为3点公式。

拉格朗日多项式微分

$$f'(x_0) = \frac{-3f(x_0) + 4f(x_0 + h) - f(x_0 + 2h)}{2h} + \frac{h^2}{3} f^{(3)}(\xi_0) \quad (3)$$

$$f'(x_0) = \frac{f(x_0 + h) - f(x_0 - h)}{2h} - \frac{h^2}{6} f^{(3)}(\xi_1) \quad (4)$$

$$f'(x_0) = \frac{f(x_0 - 2h) - 4f(x_0 - h) + 3f(x_0)}{2h} + \frac{h^2}{3} f^{(3)}(\xi_2) \quad (5)$$

例2 设 $f(x)=xe^x$, $x_0=2$, 用3点公式计算 $f'(x_0)$ 。

x	$f(x)$	h	公式 (3)	公式 (4)	公式 (5)
1.8	10.889365	0.1	22.032310	22.228790	22.054525
1.9	12.703199	0.2		22.414163	
2.0	14.778112				
2.1	17.148957	误差	1.35×10^{-1}	$\begin{cases} -6.16 \times 10^{-2} \\ -2.47 \times 10^{-1} \end{cases}$	1.13×10^{-1}
2.2	19.855030				
$f'(x) = (x+1)e^x, f'(2) = 22.167168$					

公式(4)计算 $f'(2)$ 较准确。

Newton多项式微分

考虑 $f(t)$ 的2次Newton多项式 $P(t)$

根据点 t_0, t_1, t_2 , 使用2次牛顿多项式 $p(t)$ 可近似 $f(t)$

$$P(t) = a_0 + a_1(t - t_0) + a_2(t - t_0)(t - t_1)$$

$$\text{其中 } a_0 = f(t_0) \quad a_1 = \frac{f(t_1) - f(t_0)}{t_1 - t_0}$$

$$a_2 = \frac{\left(\frac{f(t_2) - f(t_1)}{t_2 - t_1} - \frac{f(t_1) - f(t_0)}{t_1 - t_0} \right)}{t_2 - t_0}$$



Newton 多项式微分

⇒ $P(t)$ 的导数为:

$$P'(t) = a_1 + a_2((t - t_0) + (t - t_1))$$

而且当 $t=t_0$ 时, 结果为:

$$P'(t_0) = a_1 + a_2(t_0 - t_1) \approx f'(t_0)$$

这里不要求点集 $\{t_k\}$ 是等距的

选择不同的横坐标可导出不同的求解 $f'(x)$ 近似值的公式, 下面进行讨论。



Newton 多项式微分


情况(i): 如果 $t_0 = x, t_1 = x + h, t_2 = x + 2h$

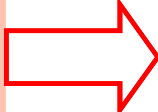
$$\text{则 } a_1 = \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

$$a_2 = \frac{f(x) - 2f(x+h) + f(x+2h)}{2h^2}$$

带入求导公式 $P'(t_0) = a_1 + a_2(t_0 - t_1) \approx f'(t_0)$

则有:


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


$$P'(x) = \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} \approx f'(x)$$

即 $f'(x)$ 的 2 阶前向差分公式

Newton多项式微分

情况(ii): 如果 $t_0 = x, t_1 = x + h, t_2 = x - h$

则
$$a_1 = \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

$$a_2 = \frac{f(x+h) - 2f(x) + f(x-h)}{2h^2}$$

带入求导公式 $P'(t_0) = a_1 + a_2(t_0 - t_1) \approx f'(t_0)$

则有:

$$\Rightarrow P'(x) = \frac{f(x+h) - f(x)}{h} + \frac{-f(x+h) + 2f(x) - f(x-h)}{2h}$$

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

即 $f'(x)$ 的2阶中心差分公式

Newton多项式微分

情况(iii): 如果 $t_0 = x, t_1 = x - h, t_2 = x - 2h$

则
$$a_1 = \frac{f(x) - f(x - h)}{h}$$

$$a_2 = \frac{f(x) - 2f(x - h) + f(x - 2h)}{2h^2}$$

带入求导公式 $P'(t_0) = a_1 + a_2(t_0 - t_1) \approx f'(t_0)$

则有:

⇒
$$P'(x) = \frac{f(x) - f(x - h)}{h} + \frac{f(x) - 2f(x - h) + f(x - 2h)}{2h}$$

⇒
$$P'(x) = \frac{3f(x) - 4f(x - h) + f(x - 2h)}{2h} \approx f'(x)$$

即 $f'(x)$ 的2阶后向差分公式


Newton多项式微分

推广到N次牛顿多项式

根据点 t_0, t_1, \dots, t_n , 考虑 $f(t)$ 的 n 次Newton多项式 $P(t)$

$$P(t) = a_0 + a_1(t - t_0) + a_2(t - t_0)(t - t_1) \\ + a_3(t - t_0)(t - t_1)(t - t_2) + \dots + a_n(t - t_0)(t - t_1)\dots(t - t_{n-1})$$

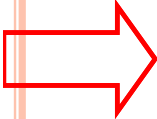
$P(t)$ 导数为

$$P'(t) = a_1 + a_2((t - t_0) + (t - t_1)) \\ + a_3((t - t_0)(t - t_1) + (t - t_0)(t - t_2) + (t - t_1)(t - t_2)) \\ + \dots + a_n \sum_{k=0}^{n-1} \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^{n-1} (t - t_j)$$


Newton 多项式微分

当在 $t=t_0$ 处计算 $P'(t)$ 时，式中有许多项为零，

这样 $P'(t_0)$ 可简化为：



$$P'(t_0) = a_1 + a_2(t_0 - t_1) + a_3(t_0 - t_1)(t_0 - t_2) + \dots \\ + a_n(t_0 - t_1)(t_0 - t_2)\dots(t_0 - t_{n-1})$$

假设 $N=5$ ，我们看取不同点时候的 $P'(t)$




Newton多项式微分

$$P'(t_0) = a_1 + a_2(t_0 - t_1) + a_3(t_0 - t_1)(t_0 - t_2) + \dots \\ + a_n(t_0 - t_1)(t_0 - t_2)\dots(t_0 - t_{n-1})$$

若取5个点 $t_k = x + kh, k = 0, 1, 2, 3, 4$ 


则 $P'(x)$ 等价于精度 $O(h^4)$ 为 $f'(x)$ 的**前向差分公式**

若取5个点 $t_k = x - kh, k = 0, 1, 2, 3, 4$ 

则 $P'(x)$ 等价于精度 $O(h^4)$ 为 $f'(x)$ 的**后向差分公式**

若取5个点

$$t_0 = x, t_1 = x + h, t_2 = x - h, t_3 = x + 2h, t_4 = x - 2h$$

则 $P'(x)$ 等价于精度 $O(h^4)$ 为 $f'(x)$ 的**中心差分公式** 

Newton多项式微分

```
function [A,df]=diffnew(X,Y)
%Input   - X is the 1xn abscissa vector
%         - Y is the 1xn ordinate vector
%Output  - A is the 1xn vector containing the coefficients of
%         the Nth-degree Newton polynomial
%         - df is the approximate derivative

A=Y;
N=length(X);
for j=2:N
    for k=N:-1:j
        A(k)=(A(k)-A(k-1))/(X(k)-X(k-j+1));
    end
end
x0=X(1);
df=A(2);
prod=1;
n1=length(A)-1;
for k=2:n1
    prod=prod*(x0-X(k));
    df=df+prod*A(k+1);
end
```

Newton多项式微分

$$P'(t_0) = a_1 + a_2(t_0 - t_1) + a_3(t_0 - t_1)(t_0 - t_2) + \Lambda \\ + a_n(t_0 - t_1)(t_0 - t_2)\Lambda(t_0 - t_{n-1})$$

作 业

课堂作业

P269 2, 4

上机

P269 2, 3, 9

