

牛顿插值多项式

问题背景：

有时候测量的数据是一些点的集合，并不能很好的反映结果。为了研究其变化规律，需对这些点进行数据处理，可采用牛顿多项式法对其进行拟合。此外还有泰隆、拉格朗日等，本文以牛顿法为例。牛顿法的好处在于思路简单，易理解。

详细过程如下（建模时简写）：

设函数  $f(t)$  在  $n+1$  个相异点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  上函数值分别为

$$f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_n)$$

或者记为

$$y_0, y_1, \dots, y_n$$

一阶均差：称  $\frac{f(x_0)-f(x_1)}{x_0-x_1}$  为  $f(x)$  关于节点  $x_0, x_1$  的一阶均差，记为

$$f[x_0, x_1]$$

二阶均差：一阶均差  $f[x_0, x_1]$ ， $f[x_1, x_2]$  的均差

$$\frac{f[x_0, x_1]-f[x_1, x_2]}{x_0-x_2}$$

记为

$$f[x_0, x_1, x_2]$$

$n$  阶均差：

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}] - f[x_0, x_1, \dots, x_n]}{x_0 - x_n}$$

将  $n$  阶均差表示为  $n+1$  个函数值  $y_0, y_1, \dots, y_n$  的线性组合，即

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \sum_{k=0}^n \frac{y_k}{(x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)}$$

表 2 均差

$x_i$	$f(x_i)$	一阶均差	二阶均差	...
$x_0$	$f(x_0)$			...
$x_1$	$f(x_1)$	$f[x_0, x_1]$		...
$x_2$	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$	...
...	...	...	...	...

由

$$f[x, x_0] = \frac{f(x)-f(x_1)}{x-x_1}$$

可得 0 式

$$f(x) = f(x_0) + f[x, x_0](x - x_0) \tag{4}$$

由

$$f[x, x_0, x_1] = \frac{f[x, x_0] - f[x_0, x_1]}{x - x_1}$$

得到 1 式

$$f[x, x_0] = f[x_0, x_1] + f[x, x_0, x_1](x - x_1) \quad (5)$$

同理可得到  $n$  式

$$f[x, x_0, \dots, x_{n-1}] = f[x_0, x_1, \dots, x_n] + f[x, x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_n) \quad (6)$$

将  $n$  式代入  $n-1$  式,  $n-1$  式代入  $n-2$  式,  $\dots$ , 1 式代入 0 式, 得到

$$f(x) = f(x_0) + f(x_0, x_1)(x - x_0) + f(x_0, x_1, x_2)(x - x_0)(x - x_1) + \dots + f(x_0, x_1, x_2, \dots, x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n) \quad (7)$$

最后一项中, 均差含  $x$  为余项部分, 记作

$$R_n(x) = f(x_0, x_1, x_2, \dots, x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n)$$

前  $n+1$  项是关于  $x$  的  $n$  次多项式, 记为  $N_n(x)$ , 即为该插值方程。

于是, 式 (7) 成为

$$f(x) = N_n(x) + R_n(x)$$

将均差部分记为  $C_n$ , 其中  $n = 1, 2, 3, \dots$ , 于是得到

$$f(x) = C_0 + C_1(x - x_0) + \dots + C_n(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1}) + C_{n+1}(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n)$$

附录	运行环境: Matlab2011a
<pre> clc; clear; syms x x0=input('请输入对应点 x 的值'); y0=input('请输入对应点 y 的值'); m = length(x0); n= length(x0); for t = 1 : m A = zeros(n,n); A(:,1) = y0'; s = 0.0; p = 1.0; q1 = 1.0; c1 = 1.0; for j = 2 : n for i = j : n A(i,j) = (A(i,j-1) - A(i-1,j-1))/(x0(i)-x0(i-j+1)); end q1 = abs(q1*(x-x0(j-1))); c1 = c1 * j; end C = A(n, n); q1 = abs(q1*(x-x0(n))); for k = (n-1):-1:1 C = conv(C, poly(x0(k))); %语法格式 w=conv(u, v), 其中 u 和 v 分别是有限长度 序列向量, w 是 u 和 v 的卷积结果序列向量。如果向量 u 和 v 的长度分别为 N 和 M, 则向量 w 的长度为 N+M-1.如果向量 u 和 v 是两个多项式的系数, 则 w 就 </pre>	

是这两个多项式乘积的系数

```
d = length(C);
```

```
C(d) = C(d) + A(k,k);%在最后一维，也就是常数项加上新的差商
```

```
end
```

```
end
```

```
plot(x0,y0,'r*');
```

```
axis equal
```

```
grid on
```

```
hold on
```

```
x=linspace(x0(1),x0(end),20)';
```

```
y=polyval(C,x);
```

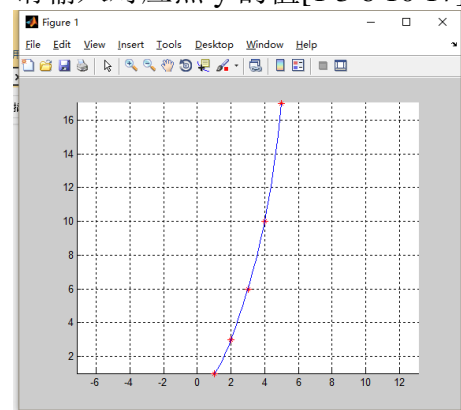
```
plot(x,y)
```

C            %f(x)的系数

运行后输入及结果

请输入对应点 x 的值[1 2 3 4 5]

请输入对应点 y 的值[1 3 6 10 17]

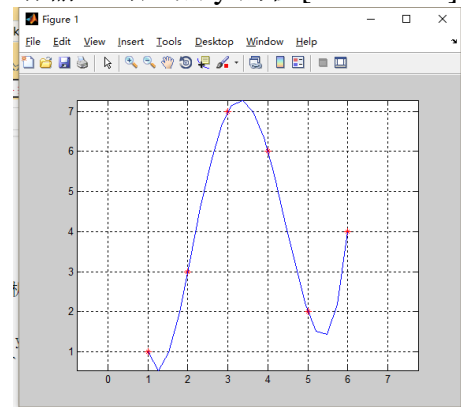


C =

0.0833    -0.8333    3.4167    -3.6667    2.0000

请输入对应点 x 的值[1 2 3 4 5 6]

请输入对应点 y 的值[1 3 7 6 2 4]



C =

-0.0167    0.6250    -6.3333    24.8750    -37.1500    19.0000

>>