

# 回 顾

## 第四章 插值法

### 4.1 引言

### 4.2 多项式插值

### 4.3 拉格朗日插值

### 4.4 均差与牛顿插值

### 4.5 埃尔米特插值

### 4.6 分段插值

### 4.7 三次样条插值

在生产和科研中出现的函数是多种多样的。常遇到这样的情况：

- 函数表达式过于复杂不便于计算,而又需要计算许多点处的函数值
- 仅有几个采样点处的函数值（即函数表）,而又需要知道非采样点处的函数值

## 4.4 均差与牛顿插值

拉格朗日插值多项式,公式结构紧凑,在理论分析中非常方便。但当插值点增加时,全部插值基函数  $l_k, k = 1, 2, \dots, n$  均要随之变化,整个公式也要发生变化,这在实际计算中是很不方便的,还造成计算量的浪费。为解决这一缺陷,我们可尝试构造一种具有承袭性的插值多项式,也就是说,每增加一个节点时,只需增加相应的一项即可。

这就是牛顿插值多项式。

非常  
重要

## 4.4 均差与牛顿插值

牛顿插值的格式

□ 将 *Lagrange* 插值公式改写成

$$P_n(x) = a_0 + a_1(x - x_0) + a_2(x - x_0)(x - x_1) + \cdots + a_n \prod_{i=1}^{n-1} (x - x_i)$$

□ 为保证它是满足插值条件  $P_n(x_i) = y_i$ ，需且只需满足

$$\left\{ \begin{array}{l} y_0 = P_n(x_0) = a_0 \\ y_1 = P_n(x_1) = a_0 + a_1(x_1 - x_0) \\ y_2 = P_n(x_2) = a_0 + a_1(x_2 - x_0) + a_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) \\ \dots \\ y_n = P_n(x_n) = a_0 + a_1(x_n - x_0) + a_2(x_n - x_0)(x_n - x_1) + \dots \\ \quad + a_n(x_n - x_0)(x_n - x_1) \cdots (x_n - x_{n-1}) \end{array} \right.$$

问题

怎样确定参数  $a_0, \dots, a_n$  ?

非常  
重要

可见，牛顿插值多项式是插值多项式 $p(x)$ 的另一种表示形式，与拉格朗日多项式相比。当增加一个节点时，牛顿插值公式只需在原来的基础上增加一项，前面的计算结果仍然可以使用。与拉格朗日插值相比，牛顿插值具有**灵活增加节点**的优点，且克服了“增加一个节点时整个计算工作重新开始”的缺点。

为了确定牛顿插值多项式 $P_n(x)$ 中的系数

$$a_0, a_1, \dots, a_n$$

的计算公式，先介绍均差的概念。

非常  
重要

### 4.4.1 均差及其性质

定义4.3  $f(x)$ 在点 $x_i$ 处零阶均差定义为函数值本身:  $f[x_i]=f(x_i)$ 。

函数 $y=f(x)$ 在区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上的平均变化率  $\frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{x_{i+1} - x_i}$

称为 $f(x)$ 关于 $x_i, x_{i+1}$ 的一阶均差，并记为 $f[x_i, x_{i+1}]$ 。

一阶均差的平均变化率  $\frac{f[x_{i+1}, x_{i+2}] - f[x_i, x_{i+1}]}{x_{i+2} - x_i}$

称为 $f(x)$ 的二阶均差，并记为 $f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}]$ 。

一般地，在定义了 $f(x)$ 的 $m-1$ 阶均差后，可定义 $f(x)$ 的 $m$ 阶均差为

$$f[x_0, x_1, \dots, x_m] = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_m] - f[x_0, x_1, \dots, x_{m-1}]}{x_m - x_0}$$

即高阶均差可由低一阶的两个均差组合而得到。

给定函数表4.1，相应的一、二、三阶均差如表4.2。

表4. 1				
x	$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_3$
f (x)	$f (x_0)$	$f (x_1)$	$f (x_2)$	$f (x_3)$

非常  
重要

表4. 2					
i	$x_i$	$f [x_i]$	$f [x_i, x_{i+1}]$	$f [x_i, x_{i+1}, x_{i+2}]$	$f [x_i, x_{i+1}, x_{i+2}, x_{i+3}]$
0	$x_0$	$f (x_0)$			
1	$x_1$	$f (x_1)$	$f [x_0, x_1]$		
2	$x_2$	$f (x_2)$	$f [x_1, x_2]$	$f [x_0, x_1, x_2]$	
3	$x_3$	$f (x_3)$	$f [x_2, x_3]$	$f [x_1, x_2, x_3]$	$f [x_0, x_1, x_2, x_3]$

**例4.4** 求  $f(x_i)=x^3$  在节点  $x=0, 2, 3, 5, 6$  上的各阶均差值。

**解** 由于  $n=4$ ，可得到4阶均差，如下表：

$i$	$x_i$	$f[x_i]$	$f[x_i, x_{i+1}]$	$f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}]$	$f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}, x_{i+3}]$	$f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}, x_{i+3}, x_{i+4}]$
0	0	0				
1	2	8	$(8-0)/(2-0)=4$			
2	3	27	$(27-8)/(3-2)=19$	$(19-4)/(3-0)=5$		
3	5	125	$(125-27)/(5-3)=49$	$(49-19)/(5-2)=10$	$(10-5)/(5-0)=1$	
4	6	216	$(216-125)/(6-5)=91$	$(91-49)/(6-3)=14$	$(14-10)/(6-2)=1$	$(1-1)/(6-0)=0$

### 4.4.1 均差及其性质

**性质1** 函数  $f(x)$  的  $n$  阶均差  $f[x_0, x_1, \dots, x_n]$  可由函数值  $f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_n)$  的线性组合表示, 且

$$\begin{aligned} f[x_0, x_1, \dots, x_n] &= \sum_{k=0}^n \frac{f(x_k)}{\omega'(x_k)} \\ &= \sum_{k=0}^n \frac{f(x_k)}{(x_k - x_0)(x_k - x_1) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)} \end{aligned}$$

其中,  $\omega'(x_k) = \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n (x_k - x_i)$

重要

这个性质可用数学归纳法证明。



**性质2** 均差具有对称性，与节点的顺序无关。

例如

$$f[x_0, x_1] = f[x_1, x_0]$$

$$f[x_0, x_1, x_2] = f[x_1, x_2, x_0] = f[x_0, x_2, x_1] = \dots$$

**性质3** 若 $f[x, x_0, x_1, \dots, x_k]$ 是 $x$ 的 $k$ 次多项式，则 $k+1$ 阶均差 $f[x, x_0, x_1, \dots, x_k, x_{k+1}]$ 是 $x$ 的 $k-1$ 次多项式。

**证** 由均差定义

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_k, x_{k+1}] = \frac{f[x_0, x_1, \dots, x_k, x_{k+1}] - f[x, x_0, x_1, \dots, x_k]}{x_{k+1} - x}$$

右端分子为 $k$ 次多项式，且当 $x = x_{k+1}$ 时分子为0，故分子含有因子 $x_{k+1} - x$ ，与分母相消后，右端为 $k-1$ 次多项式。

**性质4** 若 $f(x)$ 是 $n$ 次多项式, 则 $f[x, x_0, x_1, \dots, x_n]$ 恒为0。

证  $f(x)$ 是 $n$ 次多项式, 则 $f[x, x_0]$ 是 $n-1$ 次多项式,  
 $f[x, x_0, x_1]$ 是  $n-2$  次多项式, 依次递推,  
 $f[x, x_0, x_1, \dots, x_{n-1}]$ 是零次多项式, 所以  
$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_n] \equiv 0$$

**性质5**  $k$ 阶均差 $f[x, x_0, x_1, \dots, x_k]$ 和 $k$ 阶导数之间有下列关系:

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f^{(k)}(\xi)}{k!} \quad \xi \in \left( \min_{0 \leq i \leq n} x_i, \max_{0 \leq i \leq n} x_i \right)$$

这个性质可直接用罗尔(Rolle)定理证明。

## 4.4.2 牛顿插值公式

非常  
重要

### 牛顿插值多项式

$$N_n(x) = a_0 + a_1(x - x_0) + a_2(x - x_0)(x - x_1) + \cdots + a_n(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})$$

的系数 $a_0, a_1, \cdots, a_n$ 可根据插值条件推出, 即由

有

$$N_n(x_i) = f(x_i) \quad i = 0, 1, \cdots, n$$

$$N_n(x_0) = a_0 = f(x_0) \quad N_n(x_1) = a_0 + a_1(x_1 - x_0) = f(x_1)$$

$$N_n(x_2) = a_0 + a_1(x_1 - x_0) + a_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f(x_2)$$

$$N_n(x_n) = a_0 + a_1(x_1 - x_0) + \cdots + a_n(x_n - x_0)(x_n - x_1) \cdots (x_n - x_{n-1}) = f(x_n)$$

这是关于 $a_0, a_1, \cdots, a_n$ 的下三角方程组, 可求得

$$a_0 = f(x_0)$$

$$a_1 = \frac{f(x_1) - a_0}{(x_1 - x_0)} = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{(x_1 - x_0)} = f[x_0, x_1]$$

$$a_2 = \frac{f(x_2) - f(x_0) - a_1(x_2 - x_0)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)} = \frac{f[x_0, x_2] - f[x_0, x_1]}{(x_2 - x_1)} = f[x_0, x_1, x_2]$$

非常  
重要

一般，用数学归纳法可证明

$$a_k = f[x_0, x_1, \dots, x_k] \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

所以n次牛顿(Newton)插值公式为

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

其余项

$$R_n(x) = f[x, x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)$$

## 例4.5

例3：已知 $f(x)$ 在六个点的函数值如下表，运用牛顿型插值多项式求 $f(0.596)$ 的近似值。

$x_k$	$f(x_k)$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商	五阶差商	$x-x_k$
0.40	0.41075						0.196
0.55	0.57815	1.1160					0.046
0.65	0.69675	1.1860	0.2800				-0.054
0.80	0.88811	1.2757	0.3588	0.1970			-0.204
0.90	1.02652	1.3841	0.4336	0.2137	0.0344		-0.454
1.05	1.25386	1.5156	0.5260	0.2310	0.0346	0.0003	

### 4.4.3 牛顿插值误差分析

由插值多项式的唯一性可知：满足同一组插值条件的拉格朗日插值多项式 $P(x)$ 与牛顿插值多项式 $N_n(x)$ 实际上是同一个多项式，仅是同一插值多项式的不同表达形式而已。因此，他们误差也完全相等。故有：

$$R_n(x) = f[x, x_0, x_1, \dots, x_n] \prod_{i=0}^n (x - x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$$

重要

可以看出，牛顿插值公式计算方便，增加一个插值点，只要多计算一项，而 $N_n(x)$ 的各项系数恰好是各阶均差值，很有规律。

非常  
重要

## 拉格朗日插值与牛顿插值的比较

1)  $P_n(x)$ 和 $N_n(x)$ 均是 $n$ 次多项式, 且均满足插值条件:

$$P_n(x_k) = N_n(x_k) = f(x_k), \quad k=0,1,\dots,n$$

由多项式的唯一性:  $P_n(x) \equiv N_n(x)$ , 因而, 两个公式的余项是相等的, 即

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_n] \omega_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_n(x)$$

2) 当插值多项式从 $n-1$ 次增加到 $n$ 次时, 拉格朗日型插值必须重新计算所有的基本插值多项式; 而对于牛顿型插值, 只需用表格再计算一个 $n$ 阶差商, 然后加上一项即可。

## 4.4.4 牛顿插值的算法实现

### 1. 计算公式

(1) 用一维数组  $x_1(i)$ ,  $y_1(i)$  存放插值点和对应的函数值  $x_i, y_i$

(2) 计算各阶均差  $f[x_0, x_1, \dots, x_k]$ , 即

$$F[i, 0] = y_1(i) \quad i = 0, 1, \dots, n$$

$$F[i, j] = [f[i, j-1] - f[i, j]] / [x_1(i) - x_1(i-j)]$$
$$j = 1, 2, \dots, n; i = j, j+1, \dots, n$$

(3) 按式 (5.13) 计算出所求插值点  $x_k$  处的函数值

$$P = F(n, n)$$

$$P = P * [x - x_1(k)] + F(k, k), k = n-1, n-2, \dots, 0$$



## 4.4.4 牛顿插值法的算法实现

构造和计算过  $(x_k, y_k) = (x_k, f(x_k))$ ,  $k = 0, 1, \dots, N$  的次数小于等于  $N$  的牛顿多项式:

$$P(x) = d_{0,0} + d_{1,1}(x - x_0) + d_{2,2}(x - x_0)(x - x_1) \\ + \dots + d_{N,N}(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{N-1})$$

其中

$$d_{k,0} = y_k, \quad d_{k,j} = \frac{d_{k,j-1} - d_{k-1,j-1}}{x_k - x_{k-j}}$$

**程序实现:**     `newtonChazhi.m`

```
function C=newtonChazhi(X,Y)
```

```
%Input   - X is a vector that contains a list of abscissas
```

```
%         - Y is a vector that contains a list of ordinates
```

```
%Output  - C is a vector that contains the coefficients
```

```
%         of the Newton interpolatory polynomial
```

```
%         - D is the divided difference table
```

```
% X=[0,1,2,4]; Y=[1,9,23,3]; C=newtonChazhi(X,Y)
```

```
n=length(X);
```

```
D=zeros(n,n);
```

```
D(:,1)=Y';
```

```
%form the divided difference table
```

```
for j=2:n
```

```
    for k=j:n
```

```
        D(k,j)=(D(k,j-1)-D(k-1,j-1))/(X(k)-X(k-j+1));
```

```
    end
```

```
end
```

```
%Determine the coefficients of the Newton  
interpolatory polynomial
```

```
C=D(n,n);
```

```
for k=(n-1):-1:1
```

```
    C=conv(C,poly(X(k)));
```

```
    m=length(C);
```

```
    C(m)=C(m)+D(k,k);
```

```
end
```

命令行窗口

```
>> X=[0, 1, 2, 4]; Y=[1, 9, 23, 3]; C=newtonChazhi(X, Y)
```

```
C =
```

```
-2.7500    11.2500   -0.5000    1.0000
```

## 作业4.2

7.  $f(x) = 3 \sin^2(\pi x/6)$

$x = 1.5, 3.5$

$k$	$x_k$	$f(x_k)$
0	0.0	0.00
1	1.0	0.75
2	2.0	2.25
3	3.0	3.00
4	4.0	2.25

8.  $f(x) = e^{-x}$

$x = 0.5, 1.5$

$k$	$x_k$	$f(x_k)$
0	0.0	1.00000
1	1.0	0.36788
2	2.0	0.13534
3	3.0	0.04979
4	4.0	0.01832

## 4.5 埃尔米特 (Hermite) 插值

- 拉格朗日和牛顿插值多项式的插值条件只要求在插值节点上，插值函数与被插值函数的函数值相等，即  $L_n(x_j)=f(x_j)$  和  $N_n(x_j)=f(x_j)$ 。
- 有时，为保证插值函数能更好地和原来的函数相重合，不但要求“过点”，即两者在节点上有相同的函数值，且要求“相切”，即在节点上还有相同的导数值，或者更高阶导数也相等。

这类插值称为埃尔米特插值。

我们这里仅介绍满足条件  $H(x_i) = f(x_i)$  和  $H'(x_i) = f'(x_i)$  的插值多项式。

非常  
重要

## 4.5 埃尔米特插值

定义4.4. 已知 $n+1$ 个互异点 $a=x_0 < x_1 < \cdots < x_n = b$ 上的函数值 $f(x_i)$ 和导数值 $f'(x_i)$ ，若存在一个次数不超过 $2n+1$ 的多项式 $H(x)$ ，满足

$$H(x_i) = f(x_i), H'(x_i) = f'(x_i), i = 0, 1, 2, \cdots, n, \quad (4.5.1)$$

则称 $H(x)$ 为 $f(x)$ 的 $2n+1$ 次埃尔米特插值多项式。

式中给出了 $2n+2$ 个条件，可唯一确定一个次数不超过 $2n+1$ 的多项式 $H_{2n+1}(x)$ ，采用类似于拉格朗日插值多项式基函数的方法，求出埃尔米特多项式 $H_{2n+1}(x)$ 。

## 4.5 埃尔米特插值

**定理4.3** 满足插值条件 (4.5.1) 的埃尔米特多项式是唯一的。

**证** 设  $H_{2n+1}(x)$  和  $\bar{H}_{2n+1}(x)$  都满足上述插值条件, 令

$$\phi(x) = H_{2n+1}(x) - \bar{H}_{2n+1}(x)$$

则每个节点  $x_k$  ( $k=0, 1, \dots, n$ ) 均为  $\phi(x)$  的二重根, 即有  $2n+2$  个根, 但  $\phi(x)$  是不高于  $2n+1$  次的多项式, 所以  $\phi(x) \equiv 0$ , 即

$$H_{2n+1}(x) = \bar{H}_{2n+1}(x)$$

唯一性得证。

例4.7 已知函数 $f(x)$ 在两个节点上的函数值及导数值如表：

$x_i$	1	2
$f(x_i)$	2	3
$f'(x_i)$	0	-1

非常  
重要

求 $f(x)$ 的三次埃尔米特插值多项式。

解 令所求的埃尔米特插值多项式为

$$H_3(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + a_3x^3$$

由插值条件有

$$\begin{cases} H_3(1) = a_3 + a_2 + a_1 + a_0 = 2 \\ H_3(2) = 8a_3 + 4a_2 + 2a_1 + a_0 = 3 \\ H'_3(1) = 3a_3 + 2a_2 + a_1 = 0 \\ H'_3(2) = 12a_3 + 4a_2 + a_1 = -1 \end{cases}$$

解之得

$$a_3 = -3, a_2 = 13, a_1 = -17, a_0 = 9$$

所以有

$$H_3(x) = -3x^3 + 13x^2 - 17x + 9$$

## 4.5 埃尔米特插值误差分析

**定理4.4** 若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上存在 $2n+2$ 阶导数, 则 $2n+1$ 次埃尔米特插值多项式的余项为

$$R_{2n+1}(x) = f(x) - H_{2n+1}(x) = \frac{f^{(2n+2)}(\xi)}{(2n+2)!} \omega^2(x)$$

其中,

$$\omega(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) \quad \xi \in (a, b)$$

定理的证明, 可仿照拉格朗日插值余项的证明方法。



# 课堂作业

已知 $y=f(x)$ 的函数表

$x$	0	1	2	4
$f(x)$	1	9	23	3

构造牛顿插值多项式。

注：用QQ软件自带的作业功能上交课程作业  
作业上交需要求在周三下午上课前完成