



数值计算模块二

拉格朗日插值、牛顿插值



插值概念

许多实际问题都用函数 $y = f(x)$ 来表示某种内在规律的数量关系, 其中相当一部分函数是通过实验或计算得到的, 并且只是 $[a, b]$ 上一系列点 x_i 的函数值

$$y_i = f(x_i) (i = 0, 1, \dots, n)$$

这只是一张函数表。为了研究函数的变化规律, 往往要求不在表上的函数值。因此, 我们希望根据给定的函数表做一个既能反映函数的特性, 又便于计算的简单函数 $p(x)$, 用 $p(x)$ 近似 $f(x)$ 。

插值就是一种“猜函数值”的方法。它的核心思想是:

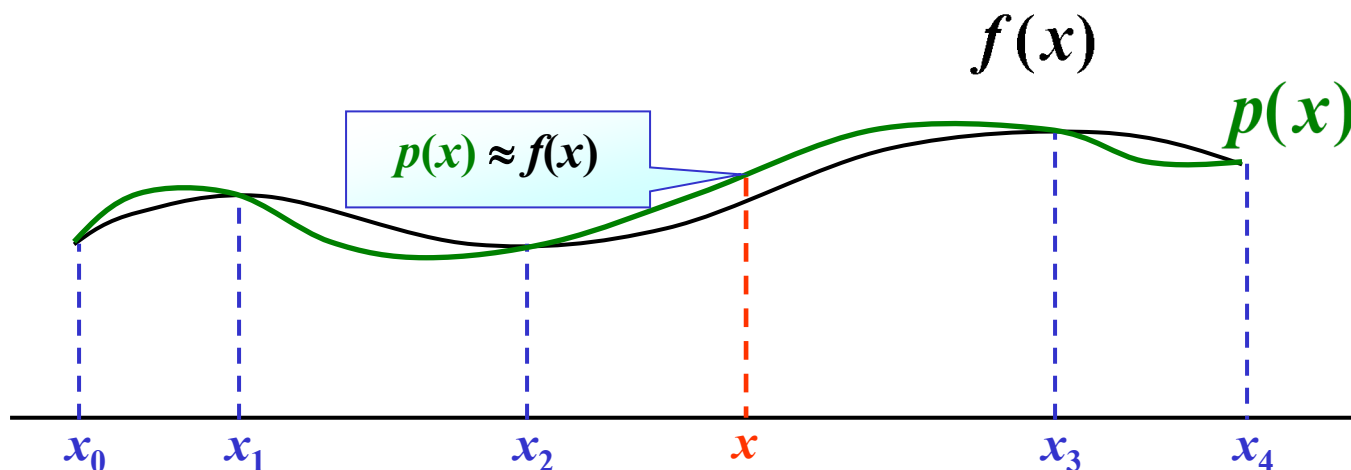
- (1) 根据已知的函数表, 构造一个简单的函数 $p(x)$, 让它尽量接近真实的函数 $f(x)$ 。
- (2) 然后用 $p(x)$ 来近似计算不在表上的函数值。



插值概念



如：通常用代数多项式或分段代数多项式作为 $p(x)$ ，并使 $p(x_i) = f(x_i)$ 对 $i = 0, 1, \dots, n$ 成立。这样确定的 $p(x)$ 就是我们希望得到的插值函数。



插值概念

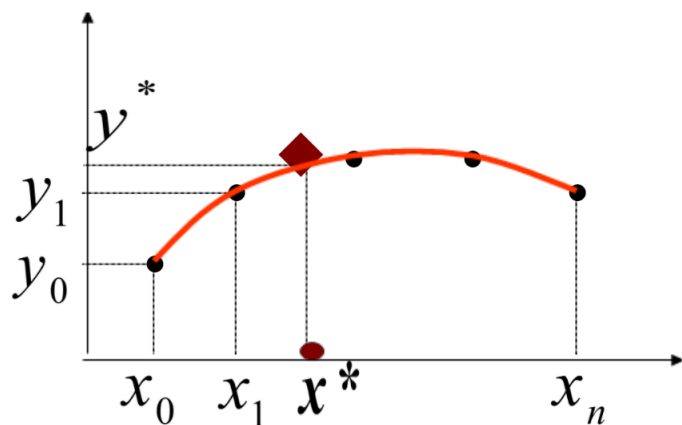


- 插值法是使用插值多项式来逼近未知或复杂函数
- 它要求插值函数与被插函数在插值节点上函数值相同，而在其他点上没有要求。



插值基本思路

已知 $n+1$ 个节点 (x_i, y_i) ($i = 0, 1, \dots, n$), 其中 x_i 互不相同, 不妨设 $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$, 求任一插值点 x^* ($\neq x_i$) 处的插值 y^* .



构造平面曲线

$$y = G(x)$$

使其通过所有节点, 即:

$$y_i = G(x_i)$$

$$(i = 0, 1, \dots, n)$$



插值基本思路

思路

构造一个（相对简单的）函数

$$y = G(x)$$

使其通过所有节点，即：

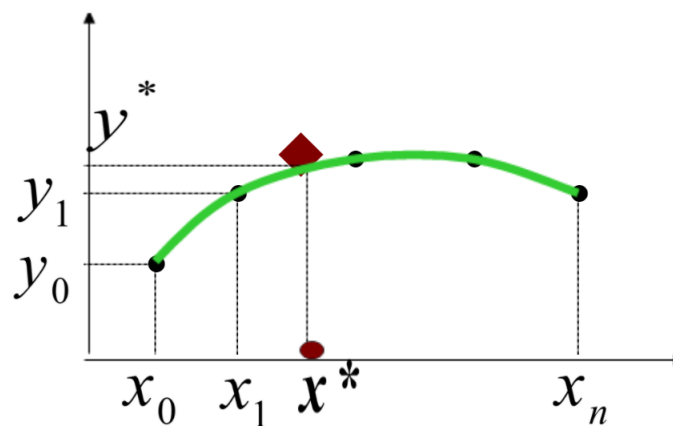
$$y_i = G(x_i)$$

$$(i = 0, 1, \dots, n)$$

目标

求点 x^* ($\neq x_i$) 处的插值

$$y^* = G(x^*)$$



插值法分类

☉ 若 $P(x)$ 是次数不超过 n 的代数多项式, 即

$$P(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n,$$

☉ 若 $P(x)$ 为分段多项式, 就称为 分段插值。

☉ 若 $P(x)$ 为三角多项式, 就称为 三角插值。





插值法原理

一般插值多项式原理：

定理

设有 $n+1$ 个互不相同的节点 (x_i, y_i) ($i=0, 1, 2 \dots n$)

则存在唯一的 n 阶多项式：

$$L_n(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$$

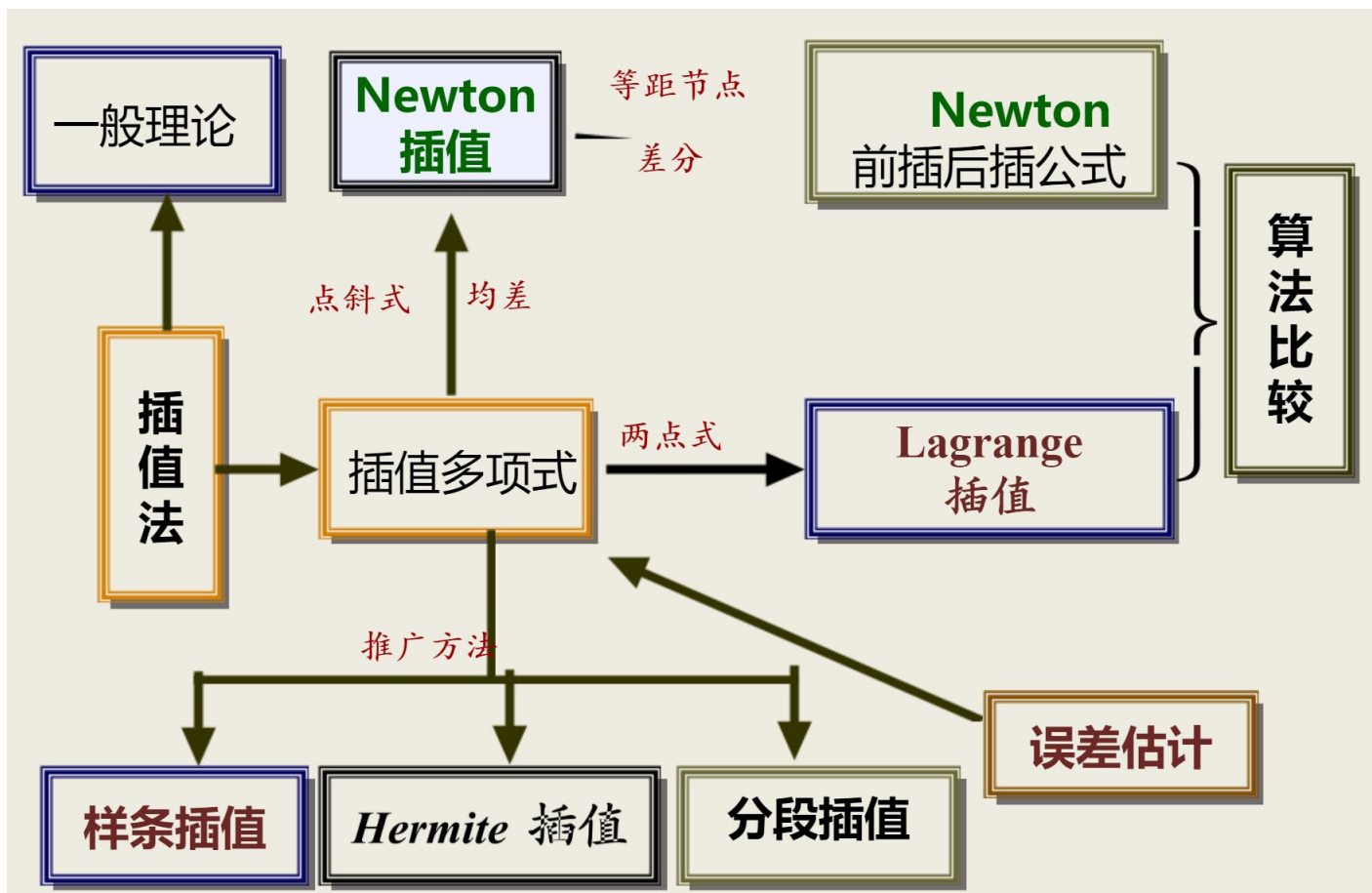
使得 $L_n(x_j) = y_j$ ($i=0, 1, 2 \dots n$)

[注1] 只要 $n+1$ 个节点互异，满足上述插值条件的多项式是唯一存在的。

[注2] 如果不限制多项式的次数，插值多项式并不唯一。



插值概念



插值多项式的基函数

已知 $n+1$ 个节点 (x_j, y_j) ($j = 0, 1, \dots, n$, 其中 x_j 互不相同, 不妨设 $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$),

要求形如 $P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$ 的插值多项式

例如: 多项式族的构成

$$1, x, x^2, x^3, \dots, x^n$$

n 次多项式的基 (函数)



$$a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$$

n 个系数



$$a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 + \dots + a_n x^n$$

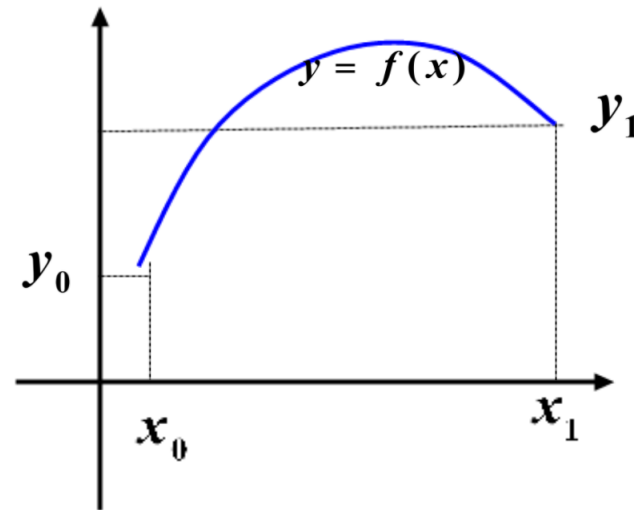


插值多项式的基函数

先讨论 $n = 1$ 简单情形， 假定给定区间 $[x_0, x_1]$ 及端点函数值，

$$y_0 = f(x_0), \quad y_1 = f(x_1),$$

如图所示：



插值多项式的基函数

先讨论 $n = 1$ 简单情形， 假定给定区间 $[x_0, x_1]$ 及端点函数值，

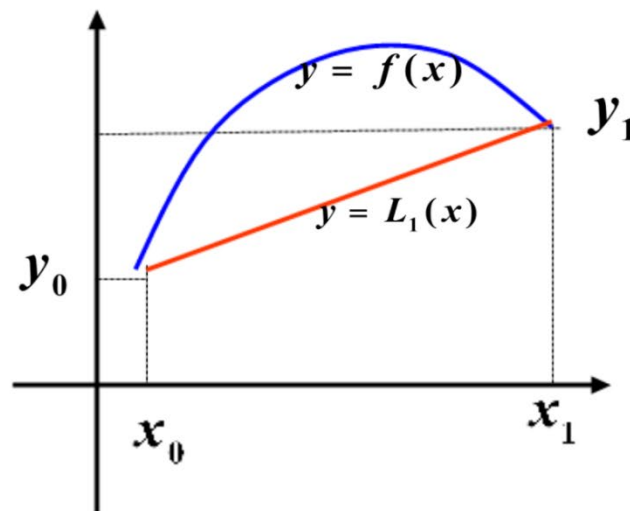
$$y_0 = f(x_0), \quad y_1 = f(x_1),$$

要求线性插值多项式 $L_1(x)$ ，

使它满足

$$L_1(x_0) = y_0, \quad L_1(x_1) = y_1.$$

如图所示：



插值多项式的构造 (n=1)

$$L_1(x) = y_0 + \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}(x - x_0)$$

点斜式

$$L_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1$$

系数
两点式

若令

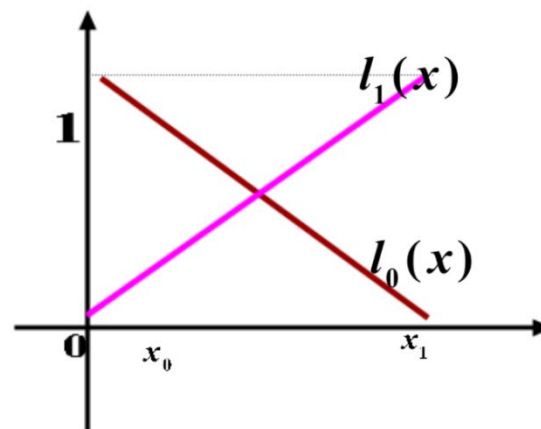
线性插值基函数

$$l_0(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1}, \quad l_1(x) = \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}$$

在节点 x_0 和 x_1 上满足:

$$l_0(x_0) = 1, \quad l_0(x_1) = 0;$$

$$l_1(x_0) = 0, \quad l_1(x_1) = 1.$$



$$L_1(x_0) = y_0, \quad L_1(x_1) = y_1.$$

$$L_1(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) \text{ 线性插值多项式}$$



拉格朗日插值多项式

$$l_0(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1}, \quad l_1(x) = \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}$$

$$l_k(x) = \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}, \quad l_{k+1}(x) = \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}$$

观察与思考



$$L_1(x) = y_k l_k(x) + y_{k+1} l_{k+1}(x)$$

?

- 两个插值点对应一次基函数, $n+1$ 个插值点对应 n 次基函数
- n 次基函数应当怎样构造?



拉格朗日插值多项式

观察与思考



$$l_k(x) = \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}, \quad l_{k+1}(x) = \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}$$

假定插值节点为

x_{k-1}, x_k, x_{k+1} , 要求二次插值多项式 $L_2(x)$, 使它满足

通过三点 $(x_{k-1}, y_{k-1}), (x_k, y_k), (x_{k+1}, y_{k+1})$ 猜想: $l_k(x) = \frac{(x - x_{k-1})(x - x_{k+1})}{(x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1})}$,

于是
$$l_{k-1}(x) = \frac{(x - x_k)(x - x_{k+1})}{(x_{k-1} - x_k)(x_{k-1} - x_{k+1})},$$

$$l_{k+1}(x) = \frac{(x - x_{k-1})(x - x_k)}{(x_{k+1} - x_{k-1})(x_{k+1} - x_k)}.$$



拉格朗日插值多项式

用基函数法构造：

$$l_i(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)}, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

$$\text{使满足：} \quad \because l_i(x_j) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \quad \therefore L_n(x_j) = y_j$$

$$L_1(x) = y_k l_k(x) + y_{k+1} l_{k+1}(x)$$

则

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x) \quad \text{即为}$$

拉格朗日(Lagrange) 插值多项式



拉格朗日插值多项式

拉格朗日插值多项式

特别函数

$$\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)$$

$$\omega'_{n+1}(x_k) = (x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n).$$

$$\begin{aligned} l_i(x) &= \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)} \\ &= \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{i-1}) \boxed{(x - x_i)} (x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{\boxed{(x - x_i)} (x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)} \\ &= \frac{\omega_{n+1}(x)}{(x - x_i) \omega'_{n+1}(x_i)} \end{aligned}$$

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x)$$

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k \frac{\omega_{k+1}(x)}{(x - x_k) \omega'_{k+1}(x_k)}.$$

拉格朗日插值多项式



拉格朗日插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k \frac{\omega_{n+1}(x)}{(x - x_k) \omega'_{n+1}(x_k)}.$$

拉格朗日插值多项式

优点

结构紧凑
理论分析方便

缺点

改变一个节点
则全部的插值基函数
都改变,基函数没有
承袭性



拉格朗日插值



➤ 拉格朗日

double Lagrange(float s,double x[],double y[],int n)

形参与函数类型	参数意义
float s	拉格朗日的插值点
double x[]	给定点的x值
double y[]	给定点的y值
int n	给定点的个数



拉格朗日插值



➤ 函数实现

```
double Lagrange(float s, double x[], double y[], int n)
{
```

```
    double f, L=0;
    int i, j;
```

```
    for (i=0; i<n; i++)
    {
        f=1;
        for (j=0; j<n; j++)
            if (j!=i)
                f=(s-x[j])/(x[i]-x[j])*f;
        L+=f*y[i];
    }
```

```
    return L;
```

```
}
```

$$L_i(x) = \frac{(x-x_0)\cdots(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})\cdots(x-x_n)}{(x_i-x_0)\cdots(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})\cdots(x_i-x_n)}, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

使满足: $L_i(x_j) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \therefore L_n(x_j) = y_j$

则 $L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i L_i(x)$ 即为

拉格朗日(Lagrange) 插值多项式

拉格朗日插值



➤ 具体计算例子

例：已知 $\sin \frac{\pi}{6} = \frac{1}{2}$, $\sin \frac{\pi}{4} = \frac{1}{\sqrt{2}}$, $\sin \frac{\pi}{3} = \frac{\sqrt{3}}{2}$

利用 $\sin x$ 的2次 Lagrange 插值计算 $\sin 50^\circ$

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x)$$

$$l_i(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)}, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

$n = 2$

$$L_2(x) = \frac{(x - \frac{\pi}{4})(x - \frac{\pi}{3})}{(\frac{\pi}{6} - \frac{\pi}{4})(\frac{\pi}{6} - \frac{\pi}{3})} \times \frac{1}{2} + \frac{(x - \frac{\pi}{6})(x - \frac{\pi}{3})}{(\frac{\pi}{4} - \frac{\pi}{6})(\frac{\pi}{4} - \frac{\pi}{3})} \times \frac{1}{\sqrt{2}} + \frac{(x - \frac{\pi}{6})(x - \frac{\pi}{4})}{(\frac{\pi}{3} - \frac{\pi}{6})(\frac{\pi}{3} - \frac{\pi}{4})} \times \frac{\sqrt{3}}{2}$$

$$\sin 50^\circ \approx L_2\left(\frac{5\pi}{18}\right) \approx 0.76543$$

牛顿插值

我们知道,Lagrange插值多项式的插值基函数为

$$l_j(x) = \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq j}}^n \frac{(x - x_i)}{(x_j - x_i)} \quad j = 0, 1, 2, \dots, n$$

形式上太复杂,计算量很大,并且重复计算也很多

由线性代数的知识可知,任何一个n次多项式都可以表示成

$$1, x - x_0, (x - x_0)(x - x_1), \dots, (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})$$

共n+1个多项式的线性组合

那么, 是否可以将这n+1个多项式作为插值基函数呢?





牛顿插值

显然，多项式组

$$c_0 \cdot 1 + c_1(x - x_0) + \dots + c_n(x - x_0) \dots (x - x_{n-1}) = 0$$

这是一个 n 次多项式，它对所有 x 都为零。因此，所有系数必须为零。这意味着

c_0, c_1, \dots, c_n 必须都为零，这表明这些多项式是线性无关的。

$$1, x - x_0, (x - x_0)(x - x_1), \dots, (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1})$$

线性无关，因此，可以作为插值基函数

设插值节点为 x_i ，函数值为 f_i ， $i = 0, 1, \dots, n$

插值条件为 $P(x_i) = f_i$ ， $i = 0, 1, \dots, n$

设插值多项式 $P(x)$ 具有如下形式

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



牛顿插值



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

$P(x)$ 应满足插值条件 $P(x_i) = f_i, i = 0, 1, \cdots, n$

有 $P(x_0) = f_0 = a_0$

$$a_0 = f_0$$

$$P(x_1) = f_1 = a_0 + a_1(x_1 - x_0)$$

$$a_1 = \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}$$

$$P(x_2) = f_2 = a_0 + a_1(x_2 - x_0) + a_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)$$

$$a_2 = \frac{\frac{f_2 - f_0}{x_2 - x_0} - \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}}{x_2 - x_1}$$





牛顿插值

定义

设 $f(x)$ 在互异的节点 x_i 处的函数值为 $f_i, i = 0, 1, \dots, n$

称
$$f[x_i, x_j] = \frac{f_i - f_j}{x_i - x_j} \quad (i \neq j)$$

为 $f(x)$ 关于节点 x_i, x_j **一阶差商(均差)**(平均变化率);

称
$$f[x_i, x_j, x_k] = \frac{f[x_i, x_k] - f[x_i, x_j]}{x_k - x_j} \quad (i \neq j \neq k)$$

为 $f(x)$ 关于 x_i, x_j, x_k 的**二阶差商(均差)**, 它是由1阶均差再作一次差商所得;

依此类推 **k 阶差商**: $(x_k, x_{k-1} \text{ 可以不相邻})$

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



差商的计算方法(表格法):

差商表

x_k	$f(x_k)$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商
x_0	$f(x_0)$				
x_1	$f(x_1)$	$f[x_0, x_1]$			
x_2	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$		
x_3	$f(x_3)$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$	
x_4	$f(x_4)$	$f[x_3, x_4]$	$f[x_2, x_3, x_4]$	$f[x_1, x_2, x_3, x_4]$	$f[x_0, x_1, \dots, x_4]$

规定函数值为零阶差商



差商的计算方法:

x_i	$f(x_i)$	一阶差商	二阶差商	三阶差商
x_0	$f(x_0)$			
x_1	$f(x_1)$	$f[x_0, x_1]$		
x_2	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$	
x_3	$f(x_3)$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$
...

$$\frac{f(x_3) - f(x_2)}{x_3 - x_2}$$

$$\frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$$

$$\frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}$$

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

$$\frac{f[x_2, x_3] - f[x_1, x_2]}{x_3 - x_1}$$

$$\frac{f[x_1, x_2, x_3] - f[x_0, x_1, x_2]}{x_3 - x_0}$$



牛顿插值



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

$P(x)$ 应满足插值条件 $P(x_i) = f_i, i = 0, 1, \cdots, n$

有 $P(x_0) = f_0 = a_0$

$$a_0 = f_0$$

零阶差商

$$P(x_1) = f_1 = a_0 + a_1(x_1 - x_0)$$

$$a_1 = \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}$$

一阶差商

$$P(x_2) = f_2 = a_0 + a_1(x_2 - x_0) + a_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)$$

$$a_2 = \frac{\frac{f_2 - f_0}{x_2 - x_0} - \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}}{x_2 - x_1}$$

二阶差商



牛顿插值



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

$$= f_0 + \sum_{k=1}^n f[x_0, x_1, \cdots, x_k] \prod_{j=0}^{k-1} (x - x_j) \\ = f_0 + \sum_{k=1}^n f[x_0, x_1, \cdots, x_k] \omega_k(x)$$

$$\omega_k(x) = \prod_{j=0}^{k-1} (x - x_j)$$

为k次多项式

为 $f(x)$ 关于节点 x_i 的 n 次Newton基本插值多项式.

$$P(x_i) = f_i, i = 0, 1, \cdots, n$$

$$a_0 = f_0$$

每增加一个结点，牛顿插值多项式只增加一项，具有承袭性。



牛顿插值



➤ 牛顿法

double ND(float s,double x[],double y[],int n)

形参与函数类型	参数意义
float s	牛顿法的插值点
double x[]	给定点的x值
double y[]	给定点的y值
int n	给定点的个数



牛顿插值



➤ 函数实现

```
float Lagrange(float s,double x[],double y[],int n)
{
```

```
    double p=0,g,f;
    int i,j,k;
```

```
    for (i=0;i<n;i++)
    {
        for (j=n-1;j>i;j--)
            { f=x[j]-x[j-i-1];y[j]=(y[j]-y[j-1])/f;}
        g=y[i+1];
        for (k=0;k<=i;k++)
            g=g*(s-x[k]);
        p=p+g
    }
```

```
    return p+y[0];
```

```
}
```

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

$$= f_0 + \sum_{k=1}^n f[x_0, x_1, \dots, x_k] \prod_{j=0}^{k-1} (x-x_j)$$

$$= f_0 + \sum_{k=1}^n f[x_0, x_1, \dots, x_k] \omega_k(x)$$

$$\omega_k(x) = \prod_{j=0}^{k-1} (x-x_j)$$



差商的计算方法(表格法):

差商表

x_k	$f(x_k)$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商
x_0	$f(x_0)$				
x_1	$f(x_1)$	$f[x_0, x_1]$			
x_2	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$		
x_3	$f(x_3)$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$	
x_4	$f(x_4)$	$f[x_3, x_4]$	$f[x_2, x_3, x_4]$	$f[x_1, x_2, x_3, x_4]$	$f[x_0, x_1, \dots, x_4]$

规定函数值为零阶差商



牛顿插值



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

➤ 具体计算例子

例：已知函数 $f(x)$ 在各节点的值，利用 Newton 插值计算 $f(0.596)$

x_k	0.40	0.55	0.65	0.80
$f(x_k)$	<u>0.41075</u>	0.57815	0.69675	0.88811

解：

x_k	$f(x_k)$	一阶	二阶	三阶
0.40	<u>0.41075</u>			
0.55	0.57815	<u>1.11600</u>		
0.65	0.69675	1.18600	<u>0.28000</u>	
0.80	0.88811	1.27573	0.35893	<u>0.19733</u>

$$N_3(x) = 0.41075 + 1.11600(x - 0.4) + 0.28000(x - 0.4)(x - 0.55) + 0.19733(x - 0.4)(x - 0.55)(x - 0.65)$$



$$f(0.596) \approx 0.62836$$

实验内容



(1) 给定函数 e^{-x} 在 $x=1,2,3$ 时的值如下表。请使用编程实现拉格朗日插值法和牛顿插值法分别在 $x=2.6$ 处的1次和2次插值。

x	1	2	3
e^{-x}	0.367879441	0.135335283	0.049787068

(2) 请查阅文献整理插值的其它方法，并至少编程实现其中的一种算法。结合（1）的结果详细对比分析这几种算法的性能。

作业：提交电子版实验报告，报告中需附上代码运行的真实过程和结果图

