

# 计算方法

## 第一章 插值方法

胡 敏

合肥工业大学 计算机与信息学院

[jsjxhumin@hfut.edu.cn](mailto:jsjxhumin@hfut.edu.cn)

uhnim@163.com

2015年2月

不可公布

# 第 1 章 插值方法

---

- 1.1 问题的提出
- 1.2 拉格朗日插值公式
- 1.3 插值余项
- 1.4 埃特金算法 (\*)
- 1.5 牛顿插值公式
- 1.6 埃尔米特插值
- 1.7 分段插值法
- 1.8 样条函数
- 1.9 曲线拟合的最小二乘法



# 1.1 问题的提出

描述事物数值之间的关系:

➤ 两种情况:

当 $x$ 为  
特殊值时,  
方便计算

表格——离散数据表示函数关系  
表达式——明显的表达式表示函数关系, 但很复杂, 不便于研究

和使用。

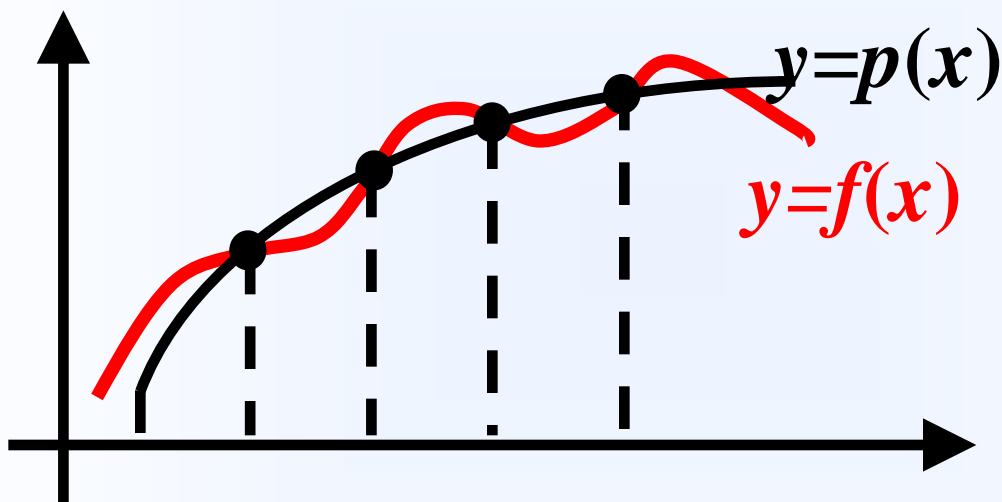
实际问题:

- 函数解析式未知, 通过实验观测得到的一组数据, 即在某个区间 $[a, b]$ 上给出一系列点的函数值  $y_i = f(x_i)$
- 或者给出函数表



# 1.1 问题的提出

$x$	$x_0$	$x_1$	$x_2$	.....	$x_n$
$y$	$y_0$	$y_1$	$y_2$	.....	$y_n$



插值方法的应用：

$f(x)$ 只是一个数学概念意义下的函数。

（比如：图像的方法处理，天气预报，机床加工等方面）



# 1.1 问题的提法

---

■ 从实际问题需要出发:

1、允许有一定误差

2、可用近似表达式代替函数关系，简化问题

一般情况：构造某种简单函数 $p(x)$ 作为原函数 $f(x)$ 的近似函数



# 插值函数:

当精确函数 $y=f(x)$ 非常复杂或未知时,  
在一系列节点处 $x_0, x_1, \dots, x_n$ 处测得函数值

$$y_0=f(x_0), \dots, y_n=f(x_n),$$

由此构造一个简单易算的函数:

$$p(x) \approx f(x)$$

满足条件:

$$p(x_i)=f(x_i), (i=0, \dots, n) \quad (0)$$

则,  $p(x)$  就称为 $f(x)$ 的插值函数。  $f(x)$  为被插函数, 点 $x_i$  为插值节点, 称(0) 式为插值条件. 在其它点 $x$ 就用  $p(x)$  的值作为 $f(x)$  的近似值。这一过程称为**插值**,

最常用的插值  
函数:

代数多项式

代数插值



# 插值法的基本原理

- **插值**就是根据被插函数给出的函数表“插出”所要点的函数值。
- 希望**p(x)**能较好地逼近**f(x)**,而且还希望它计算简单。由于代数多项式具有数值计算和理论分析方便的优点。所以本章主要介绍代数插值。即求一个次数不超过n次的多项式。

$$P(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$$



# 本节课主要内容

---

- 1. 泰勒插值
- 2. 拉格朗日插值
  - 线性插值
  - 抛物插值
  - 一般情形
- 3. 插值余项





# 1.泰勒插值

## ■ 泰勒展开式---一种插值方法

函数  $f(x)$  的泰勒级数展开

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^n + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}(x - x_0)^{n+1}$$

泰勒多项式:

$$p_n(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^n \quad (1)$$

与  $f(x)$  在点  $x_0$  具有相同的导数值

$$p_n^{(k)}(x_0) = f^{(k)}(x_0), \quad k = 0, 1, \dots, n$$

因此,  $p_n(x)$  在点  $x_0$  邻近处, 会很好的逼近  $f(x)$ 。



# 泰勒插值余项

**定理 1 (泰勒余项定理)** 假设  $f(x)$  在含有点  $x_0$  的区间  $[a, b]$  内有直到  $n+1$  阶导数, 则当  $x \in [a, b]$  时, 对于由式 (1) 给出的  $p_n(x)$ , 成立

$$f(x) - p_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} (x - x_0)^{n+1}$$

式中  $\xi$  界于  $x_0$  与  $x$  之间, 因而  $\xi \in [a, b]$ .

所谓泰勒插值是指下述插值问题:

问题 1: 求作  $n$  次多项式  $p_n(x)$ , 使满足条件

$$p_n^{(k)}(x_0) = y_0^{(k)}, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

这里  $y_0^{(k)} (k = 0, 1, \dots, n)$  为一组已给定的数据。

容易看出, 对于给定的函数  $f(x)$ , 若导数  $f^{(k)}(x_0) = y_0^{(k)} (k = 0, 1, 2, \dots, n)$  已给, 则上述泰勒插值问题的解就是泰勒多项式 (1)。

# 泰勒插值

**例 1:** 求作  $f(x) = \sqrt{x}$  在  $x_0 = 100$  的一次和二次泰勒多项式, 利用它们计算  $\sqrt{115}$  的近似值并估计误差。

解: 由于  $x_0 = 100$ , 而

$$f(x) = \sqrt{x}, \quad f'(x) = \frac{1}{2\sqrt{x}}, \quad f''(x) = -\frac{1}{4x\sqrt{x}}$$

$$f(x_0) = 10, \quad f'(x_0) = \frac{1}{20}, \quad f''(x_0) = -\frac{1}{4000}$$

$f(x)$  在  $x_0$  的一次泰勒多项式是

$$p_1(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) = 10 + 0.05x$$

用  $p_1(x)$  作为  $f(x)$  的近似表达式, 容易求出当  $x_1 = 115$  时

$$\sqrt{115} = f(x_1) \approx p_1(x_1) = 10.75$$



# 泰勒插值

据定理 1 可估算出误差

$$0 > f(x_1) - p_1(x_1) = \frac{f''(\xi)}{2}(x_1 - x_0)^2 > \frac{f''(x_0)}{2}(x_1 - x_0)^2 = -0.028125$$

$\sqrt{115}$  的精确值为 10.723805..., 与精确值相比较, 近似值 10.75 的误差大约等于 -0.026, 因而它有 3 位有效数字。

修正  $p_1(x)$  可进一步得出二次泰勒多项式

$$p_2(x) = p_1(x) + \frac{f''(x_0)}{2}(x - x_0)^2$$

据此可得到新的近似值

$$\sqrt{115} = f(x_1) \approx p_2(x_1) = 10.75 - 0.02812 = 10.721875$$

这个结果有 4 位有效数字。



## 2.拉格朗日插值

上述泰勒插值要求提供 $f(x)$ 在  $x_0$  处各阶导数值，这项要求很苛刻。

**问题2** 求作次数  $\leq n$  多项式  $p_n(x)$  使满足条件

$$p_n(x_i) = y_i, \quad i = 0, 1, 2, \dots, n \quad (2)$$

这就是所谓的**拉格朗日 (Lagrange) 插值**。点  $x_i$  (它们互不相同) 称为插值节点。

用几何语言来描述，就是，通过曲线 $y=f(x)$ 上给定的 $n+1$ 个点  $(x_i, y_i)(i = 0, 1, 2, \dots, n)$ ，求作一条 $n$ 次代数曲线  $y = p_n(x)$  作为 $Y=f(x)$ 的近似。

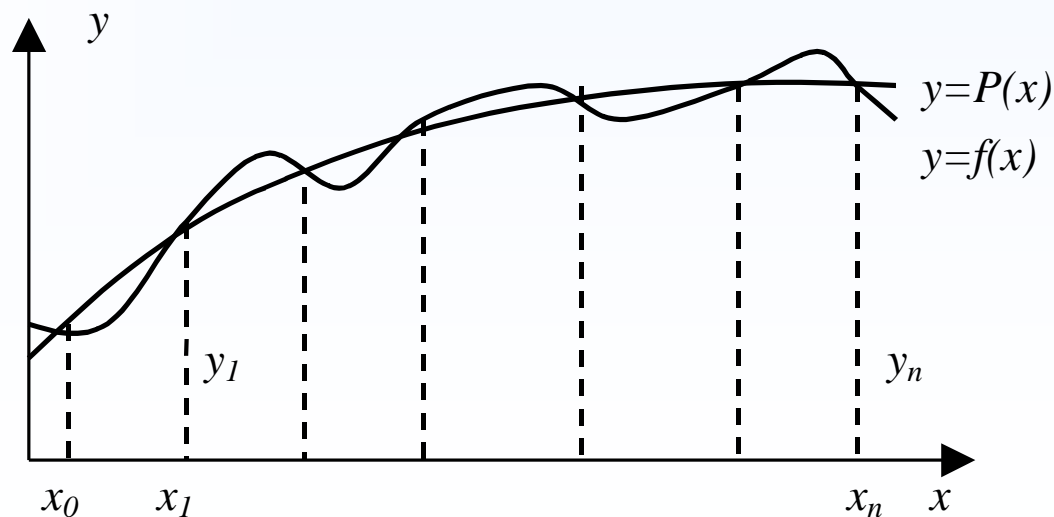


## 2.拉格朗日插值

即求一个次数不超过 $n$ 次的多项式。

$$P(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$$

满足  $P(x_i) = f(x_i) \quad (i = 0, 1, 2, \cdots, n)$



# 插值多项式的存在唯一性

- ◆定理2(多项式插值定理)n次代数插值问题的解是存在且惟一的  
证明：设n次多项式

$$P(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$$

是函数  $y = f(x)$  在区间  $[a, b]$  上的  $n+1$  个互异的节点  
( $i=0, 1, 2, \dots, n$ ) 上的插值多项式, 则求插值多项式  $P(x)$  的问题就  
归结为求它的系数  $a_i$  ( $i=0, 1, 2, \dots, n$ )。

由插值条件：  $p(x_i) = f(x_i)$  ( $i=0, 1, 2, \dots, n$ ), 可得

$$\begin{cases} a_n x_0^n + a_{n-1} x_0^{n-1} + \cdots + a_1 x_0 + a_0 = f(x_0) \\ a_n x_1^n + a_{n-1} x_1^{n-1} + \cdots + a_1 x_1 + a_0 = f(x_1) \\ \cdots \\ a_n x_n^n + a_{n-1} x_n^{n-1} + \cdots + a_1 x_n + a_0 = f(x_n) \end{cases}$$



惟一性说明，不论用何种方法来构造，也不论用何种形式来表示插值多项式，只要满足插值条件(2)，其结果都是相互恒等的。

克莱姆法则

$$V = \begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{i=1}^n \prod_{j=0}^{i-1} (x_i - x_j)$$
$$x_i = \frac{|D_i|}{|D|}$$

称为Vandermonde（范德蒙）行列式，因 $x_i \neq x_j$ （当 $i \neq j$ ），故 $V \neq 0$ 。根据解线性方程组的克莱姆（Gramer）法则，方程组的解  $a_0, a_1, \cdots, a_n$  存在惟一，从而 $P(x)$ 被惟一确定。





## 克拉默法则

如果线性方程组的系数行列式不等于零，即

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \neq 0,$$

那么方程(4) 有唯一解

$$x_1 = \frac{D_1}{D}, x_2 = \frac{D_2}{D}, \cdots, x_n = \frac{D_n}{D}$$

其中  $D_j$  ( $j = 1, 2, \dots, n$ ) 是把系数行列式中第  $j$  列的元素用方程右端的自由项代替后所得到的  $n$  阶行列式。



# 多项式插值问题

■ 以上关于插值问题可解性的论证是构造型的,通过求解线性方程组即可确定插值函数  $p_n(x)$ 。

问题在于这种算法的计算量大,不便于实际应用。

插值多项式的构造能否回避求解线性方程组呢? 回答是肯定的。



## 1.2 Lagrange插值公式

### 1. 线性插值

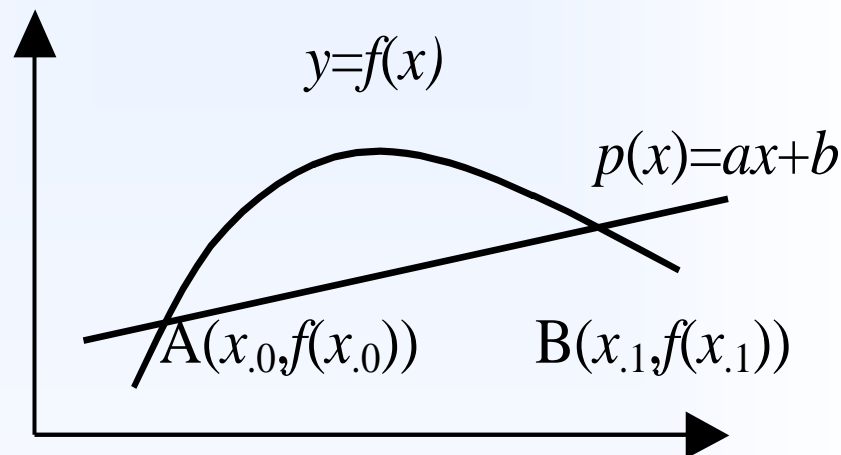
线性插值是代数插值的最简单形式。假设给定了函数 $f(x)$ 在两个互异的点的值， $x_0$ ， $x_1$

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

现要求用线性函数  $p(x) = ax + b$  近似地代替 $f(x)$ 。选择参数 $a$ 和 $b$ ，使  $p(x_i) = f(x_i) (i = 0, 1)$ 。

称这样的线性函数 $P(x)$

为 $f(x)$ 的线性插值函数。



Lagrange

法1736-1813



# 线性插值

**问题3** 求作一次式  $p_1(x)$  , 使满足条件  
 $p_1(x_0)=y_0, p_1(x_1)=y_1$

从几何图形上看,  $y = p_1(x)$  表示过两点  $(x_0, y_0), (x_1, y_1)$  的直线.

■  $p_1(x)$  表示为点斜式:

$$p_1(x) = y_0 + \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0} (x - x_0) \quad \rightarrow \quad (3)$$

■  $p_1(x)$  也可表为如下对称形式:

$$p_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1 \quad (4)$$



为了便于推广，记

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

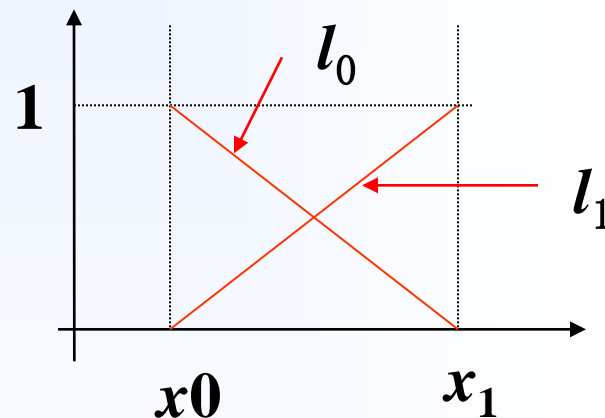
## ■性质

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

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

$$l_0(x) + l_1(x) = 1$$

$$l_k(x_i) = \delta_{ki} = \begin{cases} 1 & (i = k) \\ 0 & (i \neq k) \end{cases}$$



$l_0(x)$  与  $l_1(x)$  称为**线性插值基函数**。且有

$$l_k(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^1 \frac{x - x_j}{x_k - x_j}, \quad k = 0, 1$$



于是线性插值函数可以表示为基函数的线性组合

$$p_1(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1$$

**例2.1 已知**  $\sqrt{100} = 10$  ,  $\sqrt{121} = 11$  , **求**  $y = \sqrt{115}$

**解：这里** $x_0=100$ ,  $y_0=10$ ,  $x_1=121$ ,  $y_1=11$ , **利用线性插值**

$$p(x) = \frac{x-121}{100-121} \times 10 + \frac{x-100}{121-100} \times 11$$

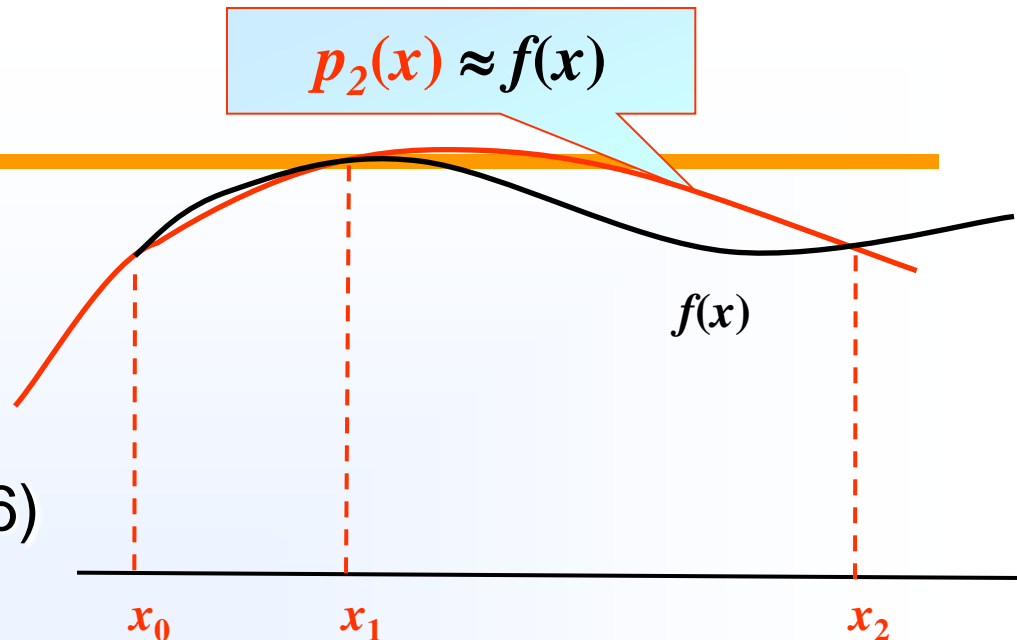
$$y = \sqrt{115} \approx p(115) = 10.714$$



## 2. 抛物插值

**问题4** 求二次式  $p_2(x)$  ,  
使其满足条件:

$$p_2(x_0) = y_0, \quad p_2(x_1) = y_1, \quad p_2(x_2) = y_2 \quad (6)$$



二次插值的几何解释是用通过三个点  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2)$  的抛物线  $y = p_2(x)$  来近似考察曲线  $y = f(x)$ , 故称为抛物插值。

为了与下一节的Lagrange插值公式比较, 仿线性插值, 用基函数的方法求解方程组。先考察一个特殊的二次插值问题。



---

类似于线性插值，令

$$l_0(x_0) = 1, \quad l_0(x_1) = 0, \quad l_0(x_2) = 0 \quad (7)$$

这个问题容易求解。由上式的后两个条件知：

$x_1, x_2$  是  $l_0(x)$  的两个零点。于是 类似地可以构造出：

$$l_0(x) = c(x - x_1)(x - x_2)$$

再由另一条件  $l_0(x_0) = 1$  确定系数

$$c = \frac{1}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}$$





从而导出

$$l_0(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}$$

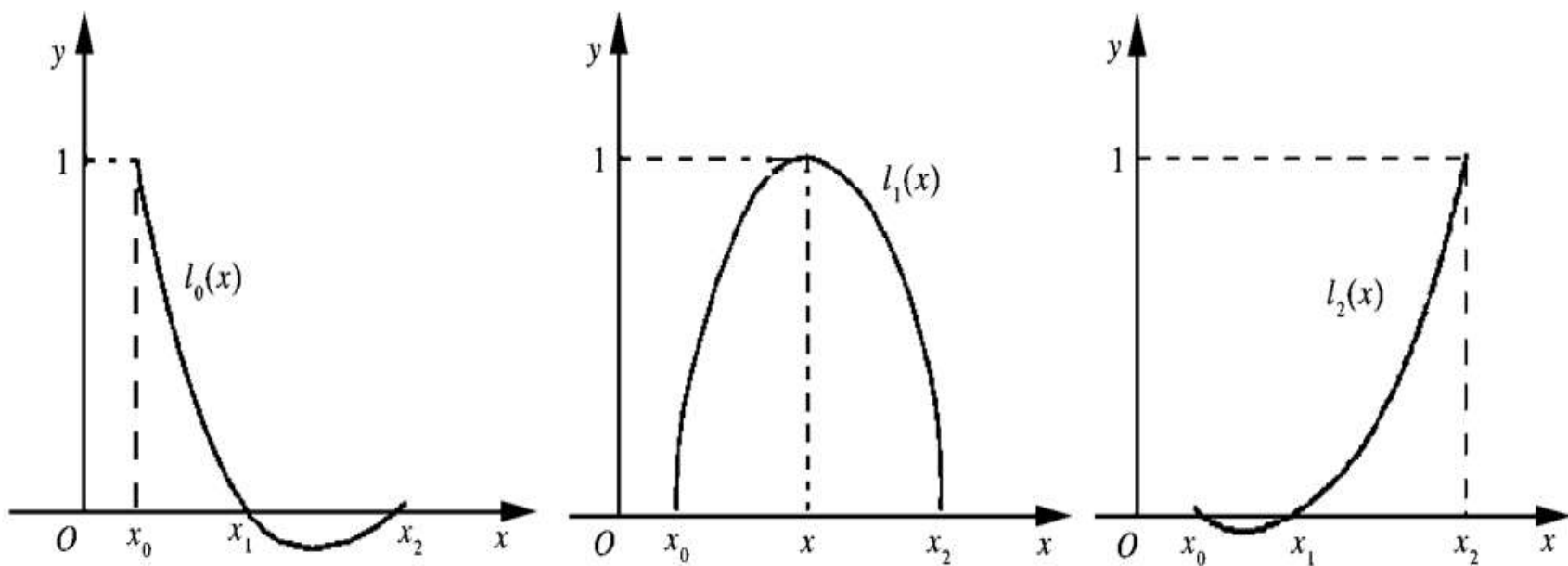
类似导出

$$l_1(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_2)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)}$$

$$l_2(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)}$$

$$p_2(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1 + l_2(x)y_2 \quad (8)$$





### 例3：利用100, 121, 144的开方值求 $\sqrt{115}$

解：用抛物插值

已知：  $x_0=100, y_0=10$  ,  $x_1=121, y_1=11$ ,

$x_2=144, y_2=12$  ,  $x=115$

代入抛物插值公式得：

$$\begin{aligned}\sqrt{115} \approx & \frac{(115 - 121)(115 - 144)}{(100 - 121)(100 - 144)} \times 10 + \\ & \frac{(115 - 100)(115 - 144)}{(121 - 100)(121 - 144)} \times 11 + \\ & \frac{(115 - 100)(115 - 121)}{(144 - 100)(144 - 121)} \times 12 \approx 10.7228\end{aligned}$$



### 3 拉格朗日插值多项式一般形式

运用基函数法求拉格朗日问题

基函数的一般形式

$$p_n(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1 + \cdots + l_n(x)y_n$$

满足初始条件:

$$p_n(x_n) = y_n$$

要求

$$l_k(x_j) = \delta_{kj} = \begin{cases} 0, j \neq k \\ 1, j = k \end{cases} \quad (9)$$



# 基函数表

$x$	$x_0$	$x_1$	$\cdots$	$x_n$
$l_0(x)$	1	0	$\cdots$	0
$l_1(x)$	0	1	$\cdots$	0
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$
$l_n(x)$	0	0	$\cdots$	1



# 构造基函数

由已知条件，假设

$$l_0(x) = c(x - x_1)(x - x_2) \cdots (x - x_n)$$

又因为  $l_0(x_0) = 1$

则

$$c = \frac{1}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2) \cdots (x_0 - x_n)}$$



# 基函数的一般形式

即

$$l_0(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)\cdots(x-x_n)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)\cdots(x_0-x_n)} = \prod_{1 \leq j \leq n} \frac{x-x_j}{x_0-x_j}$$

$$l_1(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_2)\cdots(x-x_n)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)\cdots(x_1-x_n)} = \prod_{\substack{0 \leq j \leq n \\ j \neq 1}} \frac{x-x_j}{x_1-x_j}$$

$$l_n(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)\cdots(x-x_{n-1})}{(x_n-x_1)(x_n-x_2)\cdots(x_n-x_{n-1})} = \prod_{1 \leq j \leq n-1} \frac{x-x_j}{x_n-x_j}$$



# 基函数插值的一般表达式

$$l_k(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$$

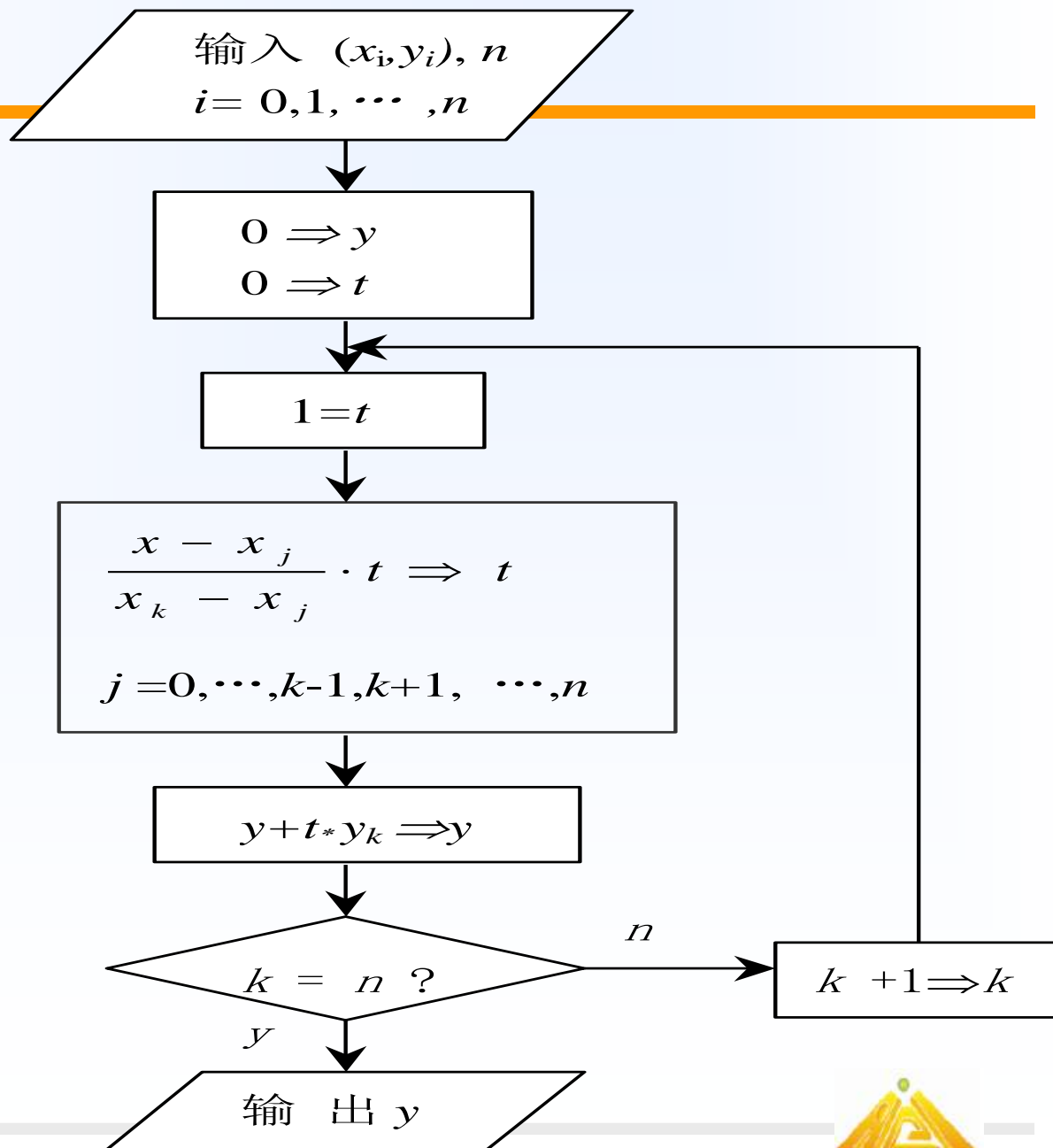
$$p_n(x) = \sum_{k=0}^n l_k(x) y_k \quad (10)$$

是次数不超过n次的多项式，称形如（10）式的插值多项式为n次拉格朗日插值多项式。





# 拉格朗日插值算法实现



## 注意：

- (1) 对于插值节点,只要求它们互异,与大小次序无关;
- (2) 插值基函数 $l_i(x)$  仅由插值节点 $x_i (i=0,1, \dots, n)$ 确定,与被插函数 $f(x)$ 无关;
- (3) 插值基函数 $l_i(x)$  的顺序与插值节点 $x_i (i=0,1, \dots, n)$ 的顺序一致.

以  $x_i (i=0,1,\dots,n)$  为插值节点, 函数  $f(x) \equiv 1$  作插值多项式, 由插值多项式的唯一性即得基函数的一个性质

$$\sum_{i=0}^n l_i(x) \equiv 1$$



---

这是因为若取 $f(x)=x^k$  ( $k=0,1,\dots,n$ ),由插值多项式的唯一性有

$$\sum_{i=0}^n l_i(x) x_i^k = x^k, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

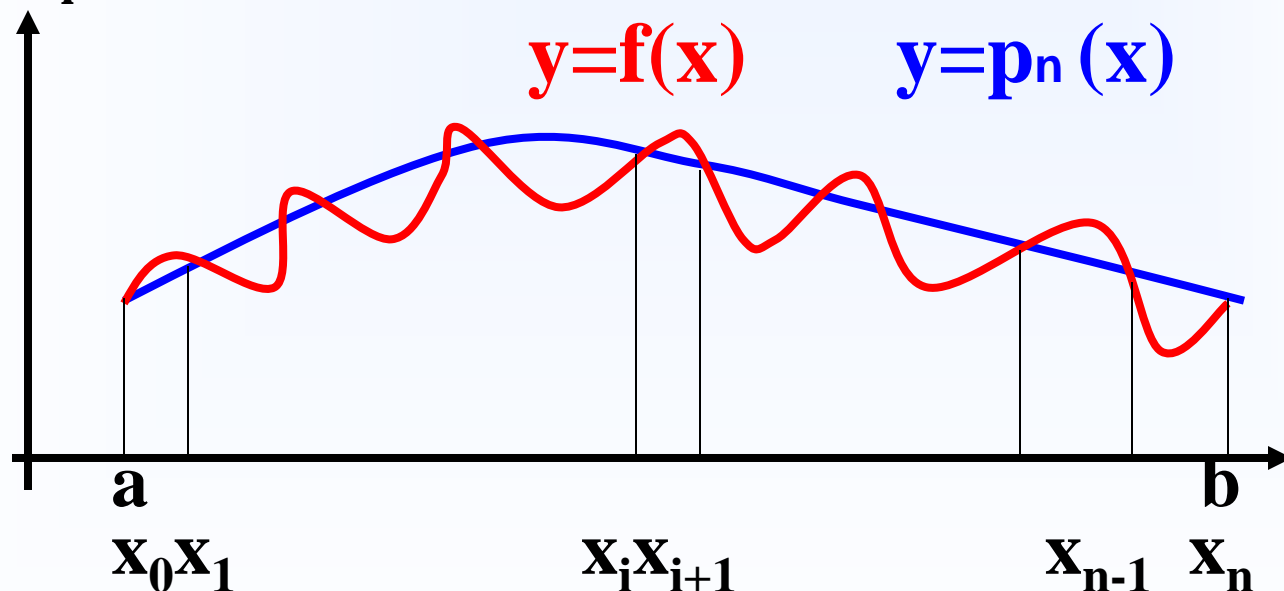
特别当 $k=0$ 时, 就得到

$$\sum_{i=0}^n l_i(x) \equiv 1$$



## 1.3 插值余项

在插值区间 $[a, b]$ 上用插值多项式 $p(x)$ 近似代替 $f(x)$ , 除了在插值节点 $x_i$ 上没有误差外, 在其它点上一般是存在误差的。



若记  $R(x) = f(x) - p_n(x)$

则  $R(x)$  就是用  $p(x)$  近似代替  $f(x)$  时的截断误差, 或称插值余项. 我们可根据后面的定理来估计它的大小。

# 插值余项

## 1. 拉格朗日余项定理:

■ 插值余项:  $R(x)=f(x)-p_n(x)$

也称截断误差。

■ 定理3（拉格朗日余项定理）：设区间 $[a,b]$ ,含有节点 $x_0, x_1, \dots, x_n$ , 而 $f(x)$ 在 $[a,b]$ 内有连续的直到 $n+1$ 阶导数, 且 $f(x_i)=y_i (i=0, 1, \dots, n)$ 已给, 则当 $x \in [a,b]$ 时, 对于由式(10)给出的 $P_n(x)$ , 成立

$$f(x) - p_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{k=0}^n (x - x_k)$$

式中 $\xi$ 是与 $x$ 有关的点, 它包含在由点 $x_0, x_1, \dots, x_n$ 和 $x$ 所界定的范围内, 因而 $\xi \in [a,b]$



证明：当 $x=x_i$ 的时候，显然成立，下面假设 $x$ 非插值节点

作辅助函数： $g(t) = p_n(t) + c\omega(t)$ ； $\omega(t) = \prod_{k=0}^n (t - x_k)$

显见： $x_i$ 都是 $\omega(t)$ 的零点，所以  $g(x_i)=f(x_i)$

取  $c = \frac{f(x) - p_n(x)}{\omega(x)}$ ，则有  $g(x) = f(x)$

所以，误差函数 $R(t)=f(t)-g(t)$ 至少有 $n+2$ 个零点

应用罗尔定理证明。

罗尔定理：若函数 $f(x)$ 满足下列条件：

- 1、在闭区间 $[a,b]$ 内连续；
- 2、在开区间 $(a,b)$ 内可导；
- 3、 $f(a)=f(b)$

则至少存在一点 $\xi \in (a,b)$ ，使得 $f'(\xi)=0$



■  
根据罗尔定理,  $R'(t)$ 在区间 $(a,b)$ 上有至少 $n+1$ 个零点

再由罗尔定理,  $R''(t)$ 在区间 $(a,b)$ 上有至少 $n$ 个零点

依此类推

在区间 $(a,b)$ 内至少有一个点 $\xi$ ,使得 $R(t)$ 的 $n+1$ 阶导数为零

$$R^{(n+1)}(\xi) = 0$$

$$R^{(n+1)}(\xi) = f^{(n+1)}(\xi) - P_n^{(n+1)}(\xi) - c\omega_{n+1}^{(n+1)}(\xi)$$

$$= f^{(n+1)}(\xi) - c(n+1)!$$



---

$$c = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$$

所以

$$R_n(x) = c \omega(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega(x)$$





例4 已知 $x_0 = 100, x_1 = 121$ , 用线性插值估计  $f(x) = \sqrt{x}$

在 $x=115$ 时的截断误差

解: 由插值余项公式知  $R_1(x) = \frac{1}{2} f''(\xi) \omega(x)$

因为  $f''(x) = -\frac{1}{4} x^{-\frac{3}{2}}$

$$R_1(x) = -\frac{1}{8} \xi^{-\frac{3}{2}} (x - x_0)(x - x_1)$$

$$R_1(115) = -\frac{1}{8} \xi^{-\frac{3}{2}} (115 - 100)(115 - 121)$$

$$\leq \frac{1}{8} \times |(115 - 100)(115 - 121)| \times \max_{\xi \in [100, 121]} \xi^{-\frac{3}{2}}$$

$$\leq \frac{1}{8} \times 10^{-3} \times |(115 - 100)(115 - 121)|$$

$$= \frac{1}{8} \times 15 \times 6 \times 10^{-3} = 0.01125$$



---

- 插值区间:

由插值节点所界定的范围 $[\min x_i, \max x_i]$

- 内插:

插值点 $x$ 位于插值区间内

- 外推:

插值点 $x$ 位于插值区间外



## 2、误差的事后估计

- 考察拉格朗日余项公式：

$$f(x) - p_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{k=0}^n (x - x_k)$$

解决办法：  
事后误差估计法

- 误差估计：计算n+1阶导数
- 只给出了三个离散值，并未给出具体的分析式，若用余项公式求误差，将会十分复杂。



## 事后误差估计法:

- 考察3个节点 $x_0, x_1, x_2$ , 对于给定的插值点 $x$ :
- 先用 $x_0$ 与 $x_1, x_2$ 进行线性插值, 求出 $y=f(x)$ 的一个近似值 $y_1$ ; 同样取 $x_0$ 与 $x_2$ , 求出 $y_2$ 。
- 按余项定理得:

$$y - y_1 = \frac{f''(\xi_1)}{2} (x - x_0)(x - x_1)$$

$$y - y_2 = \frac{f''(\xi_2)}{2} (x - x_0)(x - x_2)$$

- 将上面两个式子相除



假设 $f''(x)$ 在插值区间内改变不大

则可消去近似相等的 $f''(\xi_1)$ 和 $f''(\xi_2)$ ,得到

$$\frac{y - y_1}{y - y_2} \approx \frac{x - x_1}{x - x_2}$$

据此可得:

$$\begin{aligned} y &\approx \frac{x - x_2}{x_1 - x_2} y_1 + \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} y_2 \\ \Rightarrow \\ y - y_1 &\approx \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} (y_2 - y_1) \end{aligned}$$

由上式可看出: 近似值 $y_1$ 的误差 $y - y_1$ 可以通过两个结果的偏差 $y_2 - y_1$ 来估计, 这就是**事后误差估计法**。



## 例4：用事后误差法考察例2的误差。

先取 $x_0=100, x_1=121$ 作节点，求得 $y_a$ ，再用 $x_0=100, x_2=144$ 作节点，求得 $y_b$

$$y_a = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1 = 10.71428$$

$$y_b = \frac{x - x_2}{x_0 - x_2} y_0 + \frac{x - x_0}{x_2 - x_0} y_1 = 10.68182$$

按事后误差估计法：

$$y - y_a \approx \frac{115 - 121}{144 - 121} \times (10.68182 - 10.71428) = 0.00847$$

可用这个误差值来修正结果 $y_a$ ，得到新的近似值：

$$y = 10.71428 + 0.00847 = 10.72275$$

与例3抛物  
插值结果  
相同



# 例题选讲1.1 拉格朗日插值基函数

例1：列出函数 $f(x)=x^k(k=0,1,\dots,n)$ 关于节点 $x_i(i=0,1,\dots,n)$ 的拉格朗日插值公式

解： $\because f(x)=x^k(k=0,1,\dots,n)$ ，其拉格朗日插值多项式为

$$L_n(x) = \sum_{j=0}^n x_j^k l_j(x)$$

又 $\because f^{(n+1)}(x) \equiv 0$ ，所以其插值余项 $E(x)=0$ ，

$$\therefore \sum_{j=0}^n x_j^k l_j(x) \equiv x^k$$

特别的,当 $k=0$ 时，有 $\sum_{j=0}^n l_j(x) = \sum_{i=0}^n \prod_{j \neq i} \frac{x - x_j}{x_i - x_j} \equiv 1$

当 $k=1$ 时，有 $\sum_{j=0}^n x_j l_j(x) = \sum_{i=0}^n \left( \prod_{j \neq i} \frac{x - x_j}{x_i - x_j} \right) x_i \equiv x$



## 例题选讲1.2 插值余项

例1: 设 $f(x)$ 充分光滑,  $f(a) = f(b) = 0$ , 求证

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x)| \leq \frac{(b-a)^2}{8} \max_{a \leq x \leq b} |f''(x)|$$

证: 满足条件 $p(a)=p(b)=0$ 的插值多项式 $p(x)=0$ , 按拉格朗日余项定理有

$$f(x) = f(x) - p(x) = \frac{f''(\xi)}{2} (x-a)(x-b)$$

$$\therefore \max_{a \leq x \leq b} |(x-a)(x-b)| = \left( \frac{b-a}{2} \right)^2$$

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x)| \leq \frac{(b-a)^2}{8} \max_{a \leq x \leq b} |f''(x)|$$





**例2: 设 $f(x)=x^4$ , 试利用拉格朗日余项定理给出 $f(x)$ 以-1, 0, 1, 2为节点的插值多项式 $p(x)$**

解: 当 $f(x)=x^4$ 时,  $f^{(4)}(x)=4!$ , 据拉格朗日余项定理, 有余项

$$\begin{aligned}\omega(x) &= f(x) - p(x) = \frac{f^{(3+1)}(\xi)}{(3+1)!} \prod_{k=0}^n (x - x_k) \\ &= \frac{4!}{4!} \times \prod_{k=0}^n (x - x_k) = (x+1)x(x-1)(x-2)\end{aligned}$$

所求多项式:

$$p(x) = f(x) - \omega(x) = x^4 - x^4 + 2x^3 + x^2 - 2x = 2x^3 + x^2 - 2x$$



# 拉格朗日插值的几点问题

问题:

- 对于相同的插值公式，内插与外推哪一个的精度高。
- 插值点越多得到插值公式的精度越高？
- 拉格朗日插值对于不同的初始函数，在相同点上的插值公式也不同。
- 多项式插值是唯一的插值方式？
- 基函数的形式只和插值点的 $x$ 坐标相关，和 $y$ 值无关。
- 由 $n$ 个点插值得到的基函数的次数必定是 $n-1$ 次的多项式



# 1.5 牛顿插值公式

## 1、具有承袭性的插值公式

考察线性插值的插值公式：

$$p_1(x) = f(x_0) + \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}(x - x_0)$$

将 $p_0(x)=f(x_0)$ 看作是零次插值多项式，则有

$$p_1(x) = p_0(x) + c_1(x - x_0)$$

其中，修正的系数 $c_1 = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$

进一步修正，令 $p_2(x) = p_1(x) + c_2(x - x_0)(x - x_1)$ ，用 $p_2(x_2) = f(x_2)$ 来确定 $c_2$ ，

$$\text{结果： } c_2 = \frac{\frac{f(x_2) - f(x_0)}{x_2 - x_0} - \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}}{x_2 - x_1}$$

推



记 $\mathbf{c}_0=f(\mathbf{x}_0)$ ,于是有:

$$\begin{aligned} p_2(\mathbf{x}) &= \mathbf{c}_0 + \mathbf{c}_1(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) + \mathbf{c}_2(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_1) \\ &= f(\mathbf{x}_0) + \frac{f(\mathbf{x}_1) - f(\mathbf{x}_0)}{\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_0}(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) + \\ &\quad \frac{\frac{f(\mathbf{x}_2) - f(\mathbf{x}_0)}{\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_0} - \frac{f(\mathbf{x}_1) - f(\mathbf{x}_0)}{\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_0}}{\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1}(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_1) \end{aligned}$$

以上表明：为了建立具有承袭性的插值公式，需要引进差商并研究其性质。



## 2、差商定义及性质

1.差商定义  $f[x_i, x_j] = \frac{f(x_j) - f(x_i)}{x_j - x_i}, i \neq j$

称为  $f(x)$  在  $x_i, x_j$  两点处的一阶差商.

$$f[x_0, x_1, x_2] = \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0} \quad \text{为二阶差商.}$$

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_n] - f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}]}{x_n - x_0} \quad \text{为n阶差商.}$$

补充定义:  $f(x_i)$  为零阶差商

特点:  
具有  
鲜明的  
承袭性



将差商用离散的函数值来表示：

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

$$\begin{aligned} f(x_0, x_1, x_2) &= \frac{f(x_1, x_2) - f(x_0, x_1)}{x_2 - x_0} \\ &= \frac{1}{x_2 - x_0} \left[ \left( \frac{f(x_1)}{x_1 - x_2} + \frac{f(x_2)}{x_2 - x_1} \right) - \left( \frac{f(x_0)}{x_0 - x_1} + \frac{f(x_1)}{x_1 - x_0} \right) \right] \\ &= \frac{f(x_0)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} + \frac{f(x_1)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)} + \frac{f(x_2)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)} \end{aligned}$$

$$f(x_0, x_1, \dots, x_n) = \sum_{k=0}^n \frac{f(x_k)}{\prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n (x_k - x_j)}$$

调换两个节点，不影响差商的值  
即：差商具有对称性

## 差商的性质

(1) **k**阶差商  $f[x_0, x_1, \dots, x_n]$  是函数值  $f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_n)$  的线性组合.

注:由性质看到,差商关于定义它的结点是对称的,即 **k**阶差商  $f[x_0, x_1, \dots, x_n]$  可以随意改变结点次序,而差商值不变.



(2) 若  $f(x)$  在  $[a, b]$  内存在  $n$  阶导数, 且结点  $x_0, x_1, \dots, x_n \in [a, b]$   
则  $n$  阶差商与导数关系

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}, \quad \xi \in [a, b]$$

(3) 若  $f(x)$  是一个  $m$  次代数多项式, 则

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] = \begin{cases} m-n-1 \text{ 次多项式}, & n < m-1, \\ a_m, & n = m-1 \\ 0, & n > m-1 \end{cases}$$

其中  $a_m$  为  $f(x)$  的首项系数.





## 2、Newton插值公式

由差商定义

$$\forall x \in [a, b]$$

$$f(x) = f(x_0) + f[x_0, x](x - x_0)$$

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

.....

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

把以上各式由后向前代入,可得

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

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

$$R_n(x_i) = 0$$



# 差商表

$x$	$f(x)$	一阶差商	二阶差商	三阶差商
$x_0$	$f(x_0)$			
$x_1$	$f(x_1)$	$f(x_0, x_1)$		
$x_2$	$f(x_2)$	$f(x_1, x_2)$	$f(x_0, x_1, x_2)$	
$x_3$	$f(x_3)$	$f(x_2, x_3)$	$f(x_1, x_2, x_3)$	$f(x_0, x_1, x_2, x_3)$



例:已知

$x$	1	2	3	4
$y$	0	-5	-6	3

求满足以上插值条件的牛顿型插值多项式。

解:

$x_i$	$f(x_i)$	一阶差商	二阶差商	三阶差商
1	0			
2	-5	-5		
3	-6	-1	2	
4	3	9	5	1



## 定理4:

在节点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  所界定的范围  $\Delta: [\min_{0 \leq i \leq n} x_i, \max_{0 \leq i \leq n} x_i]$  内存在一点  $\xi$ , 使成立:

$$f(x_0, x_1, \dots, x_n) = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$$

证: 因为:

$$R(x_n) = f(x_0, x_1, \dots, x_{n-1}, x_n)(x_n - x_0)(x_n - x_1) \dots (x_n - x_{n-1})$$

由拉格郎日余项定理知: 必有  $\xi \in [\min_{0 \leq i \leq n} x_i, \max_{0 \leq i \leq n} x_i]$

$$\text{使得: } f(x_n) - p_{n-1}(x_n) = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} \prod_{k=0}^{n-1} (x_n - x_k)$$

$$\text{所以 } f(x_0, x_1, \dots, x_{n-1}, x_n)(x_n - x_0)(x_n - x_1) \dots (x_n - x_{n-1}) = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} \prod_{k=0}^{n-1} (x_n - x_k)$$

$$\text{故: } f(x_0, x_1, \dots, x_n) = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$$



**例：** 设  $f(x) = x^7 + 5x^3 + 1$ , 求差商  $f[2^0, 2^1], f[2^0, 2^1, 2^2]$

$$f(2^0, 2^1, \dots, 2^7), f(2^0, 2^1, \dots, 2^7, 2^8)$$

**解：**  $f(1)=7, f(2)=169, f(4)=16705$

$$f(2^0, 2^1) = \frac{f(2) - f(1)}{2 - 1} = 169 - 7 = 162$$

$$f(2^1, 2^2) = \frac{f(4) - f(2)}{4 - 2} = \frac{16705 - 169}{2} = 8268$$

$$f(2^0, 2^1, 2^2) = \frac{f(2^1, 2^2) - f(2^0, 2^1)}{2^2 - 2^0} = \frac{8268 - 162}{4 - 1} = 2702$$

$$f(2^0, 2^1, 2^2, \dots, 2^7) = \frac{f^{(7)}(\xi)}{7!} = \frac{7!}{7!} = 1$$

$$f(2^0, 2^1, 2^2, \dots, 2^8) = \frac{f^{(8)}(\xi)}{8!} = \frac{0}{8!} = 0$$



### 三.拉格朗日插值与牛顿插值的比较

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

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

由插值多项式的唯一性,  $L_n(x) \equiv N_n(x)$  ,因而,两个公式的余项是相等的,即

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



则可知 $n$  阶差商与导数的关系如下:

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}, \quad \xi \in [a, b]$$

- (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插值基函数; 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。
- (3) 牛顿型插值余项公式对是由离散点给出或导数不存在时均适用。



## 4、差分形式的插值公式(差分与等距结点插值)

在实际应用Newton插值多项式时，经常遇到插值节点是等距的，即 $n+1$ 个插值节点： $x_i = x_0 + ih \ (i = 1, 2, \dots, n)$

这里间距  $h$  为定数，称为**步长**，于是在差商中，分母部分将变得简单，计算量主要集中在分子（两节点处函数值的差）。

**定义：** 设函数 $f(x)$ 在等距节点  $x_i = x_0 + ih \ (i = 1, 2, \dots, n)$  上的值为： $f(x_i) = y_i \ (i = 1, 2, \dots, n)$

则称： $\Delta y_i = y_{i+1} - y_i$  为  $f(x)$  在  $x = x_i$  处一阶差分

称： $\Delta^2 y_i = \Delta y_{i+1} - \Delta y_i$  为  $f(x)$  在  $x = x_i$  处二阶差分

称： $\Delta^n y_i = \Delta^{n-1} y_{i+1} - \Delta^{n-1} y_i$  为  $f(x)$  在  $x = x_i$  处  $n$  阶差分





依据所给数据  $y_i$  可以逐步求出它的各阶差分，而生成如下形式的**差分表**：

$x_i$	$y_i$	一	阶	差	分
$x_0$	$y_0$				
$x_1$	$y_1$	$\Delta y_0$			
$x_2$	$y_2$	$\Delta y_1$	$\Delta^2 y_0$		
$x_3$	$y_3$	$\Delta y_2$	$\Delta^2 y_1$	$\Delta^3 y_0$	
...	...	...	...	...	..



在节点等距的情况下，差商可用差分来表示。

设步长  $h = x_{i+1} - x_i$

$$\text{有 } f(x_i, x_{i+1}) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{x_{i+1} - x_i} = \frac{1}{h} \Delta y_i$$

$$\begin{aligned} f(x_i, x_{i+1}, x_{i+2}) &= \frac{f(x_{i+1}, x_{i+2}) - f(x_i, x_{i+1})}{x_{i+2} - x_i} \\ &= \frac{1}{2h^2} (\Delta y_{i+1} - \Delta y_i) = \frac{1}{2h^2} \Delta^2 y_i \end{aligned}$$

$$f(x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}) = \frac{1}{k! h^k} \Delta^k y_i$$



令：  $x = x_0 + th$

则：  $x - x_k = (t - k)h \quad k = 0, 1, 2, \dots, n$

于是，牛顿插值公式中的一般项

$$f(x_0, x_1, \dots, x_k) \prod_{j=0}^{k-1} (x - x_j) = \frac{\Delta^k y_0}{k! h^k} t(t-1)(t-2) \dots (t-k+1) h^k$$

$$= \frac{\Delta^k y_0}{k!} \prod_{j=0}^{k-1} (t-j)$$

$$\text{则 } p_n(x_0 + th) = y_0 + \sum_{k=1}^n \frac{\Delta^k y_0}{k!} \prod_{j=0}^{k-1} (t-j)$$

称此公式为函数插值的**有限差分公式**



**例：** 已知函数  $y=\sin x$  的如下函数值表，利用插值法计算  $\sin(0.42351)$  的近似值。

x	0.4	0.5	0.6
Sin x	0.38942	0.47943	0.56464

**解：** 因为节点是等距分布的，可以使用牛顿插值公式

取  $x_0 = 0.4, h = 0.1, t = \frac{x - x_0}{h} = \frac{0.42351 - 0.4}{0.1} = 0.2351$   
建立如下差分表

x	Sin(x)	一阶差分	二阶差分
0.4	0.38942		
0.5	0.47943	0.09001	
0.6	0.56464	0.08521	-0.00480



## 利用插值公式

---

$$p_2(x_0 + th) = f(x_0) + \frac{\Delta f(x_0)}{1!} + \frac{\Delta^2 f(x_0)}{2!} t(t-1)$$

有：

$$\sin(0.42351) \approx p_2(0.42351)$$

$$= 0.38942 + 0.09001 \times 0.2351 - \frac{0.00480}{2} \times 0.2351 \times (0.2351 - 1)$$

$$= 0.41101$$



## 差分的性质

- (1) 各阶差分均可用函数值表示.
- (2) 可用各阶差分表示函数值.
- (3) 在等距结点情形有n阶差分与导数的关系:

$$f^{(n)}(\xi) = \frac{\Delta^n f(x_k)}{h^n}, \quad \xi \in [x_k, x_{k+n}]$$

- (4) 若  $f(x)$  是一个m次代数多项式, 则

$$\Delta^k f = \begin{cases} m-k \text{ 次多项式,} & k < m, \\ \text{常数,} & k = m, \\ 0, & k > m, \end{cases}$$



---

## 实际应用例子：图像缩放、修复



# 实验结果对比

试验一：对均匀灰度图像进行放大处理



切触有理插值与双三次插值的灰度图像放大对比

执行时间：

方法↙放大倍数↘	3↗	6↗
	执行时间(ms)↗	执行时间(ms)↗
双三次插值↗	31↗	125↗
自适应切触有理插值↗	32↗	141↗





## 试验二：对彩色图像进行放大处理



双三次插值方法



切触有理插值方法

