## 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 uhnim@163.com

# 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



## 本节教学内容

#### 1. 教学内容:

代数插值多项式的存在唯一性; Lagrange插值及其误差估计。

#### 2. 重点难点:

Lagrange插值基函数、插值公式的构造、插值余项。

#### 3. 教学目标:

了解插值问题的背景及提法、代数插值多项式的存在唯一性;掌握Lagrange插值基函数及其构造法。

#### 1.1 问题的提出

- 描述事物数值之间的关系:
  - ▶两种情况:



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

- ▶ 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;= f(x;)
- > 或者给出函数表



## 1.1 问题的提出

X	<b>X</b> <sub>0</sub>	<b>X</b> <sub>1</sub>	<b>X</b> <sub>2</sub>	 <b>X</b> <sub>n</sub>
y	<b>y</b> <sub>0</sub>	<b>y</b> <sub>1</sub>	<b>y</b> <sub>2</sub>	 <b>y</b> <sub>n</sub>



■ 插值方法的应用:

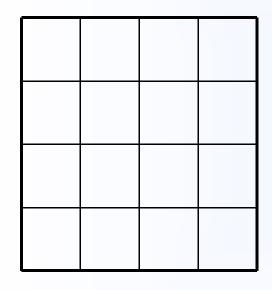
f(x)只是一个数学概念意义下的函数。

(比如:图像的方法处理,天气预报,机床加工等方面)





2	5
2	5





- 首先根据几何变换关系, 计算新图像中的每个像素在原图像中的坐标位置。
- 然后,如果对应到原图像中的整数坐标,则直接拷贝 ,否则,选择插值算法求得这点的像素值

# Photoshop软件中的插值算法

- ■最近邻插值 (0次插值)
- 双线性插值 (一次插值)
- ■双三次插值

2	5
2	5

2	2	5	5
2	2	5	5
2	2	5	5
2	2	5	5



## 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。

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

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



## 插值函数:

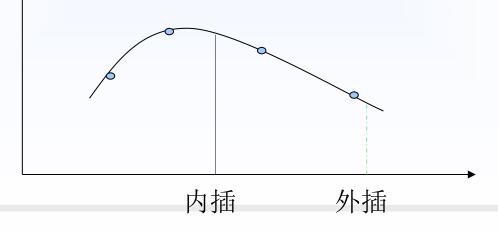
满足条件:  $p(x_i) = f(x_i), (i=0, \cdots n)$  (0)

则,p(x)就称为f(x)的插值函数。 f(x)为被插函数,点xi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<mark>插值,</mark>

f(x)为被插函数,点xi为插值节点,称((0))式为插值条件,而误差函数 $R(x)=_{f(x)-p(x)}$ 称为插值余项

区间[a, b]称为插值区间,插值点在插值区间内的称为内插,

否则称外插





## 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。

最常用的插值函数: 代数多项式 代数插值

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



## 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:

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

与f(x)在点 $x_0$ 具有相同的导数值

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

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∈ [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 ξ界于 **x<sub>0</sub>与 x**之间,因而 ξ**∈** [**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

$$p_n^{(k)}(x_0) = y_0^{(k)}$$
 ,  $k = 0,1,...,n$ 

这里  $y_0^{(k)}(k=0,1,...,n)$  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  $f^{(k)}(x_0) = y_0^{(k)}, (k = 0,1,2,....,n)$ 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

例且 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

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

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

f(x)在 $x_0$ 的一次泰勒多项式是

$$p_1(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) = 5 + 0.05x$$

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。

如果仅仅给出一系列节点上的函数值  $f(x_i) = y_i$ , i = 0,1,2,...,n则插值问题可表述为如下:

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

 $p_i(x_i) = y_i$ , i = 0, 1, 2, ..., n (2) 这就是所谓的**拉格朗日(Lagrange)插值**。点 (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 ,求作一条n次代数曲线 (x作为)V=f(x)的近似。

$$y = p_n(x)$$

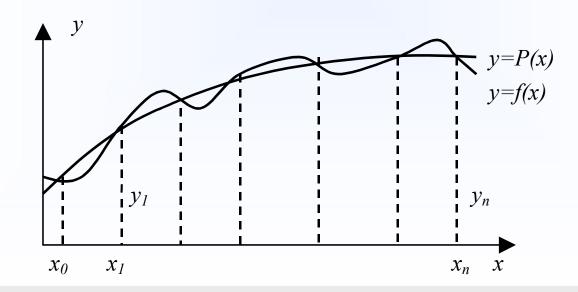


## 2.拉格朗日插值

即求一个次数不超过n次的多项式。

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

**满足** 
$$P(x_i) = f(x_i)$$
  $(i = 0,1,2,\dots,n)$ 





#### 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

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

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,...,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,...,n )。

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

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

$$\left[ a_n x_n^n + a_{n-1} x_n^{n-1} + \dots + a_1 x_n + a_0 = f(x_n) \right]_{0.18}$$



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

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

$$= \prod_{i=1}^{n} \prod_{j=0}^{i-1} (x_i - x_j)$$

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  $a_0, a_1, \dots, a_n$ 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(8)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

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

其中  $D_j$  (j = 1,2,...,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

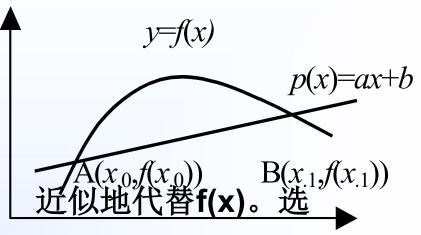
#### 1.线性插值

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,,

$$x_0$$
  $x_1$ 

现要求用线性函数  $f(x_1)$  择参数a和b, 使  $f(x_1)$  称这样的线性函数 p(x) = ax + b 为 f(x) 的线性插值函数  $f(x_i)$   $f(x_i)$   $f(x_i)$   $f(x_i)$   $f(x_i)$   $f(x_i)$   $f(x_i)$ 

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





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,因此可表为如下对称形式:

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

其中

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

 $l_0(x)$  和  $l_1(x)$  分别满足条件

$$l_0(x_0) = 1, l_0(x_1) = 0, l_1(x_1) = 1, l_1(x_0) = 0$$

一次插值也称为线性插值, $l_0(x)$   $l_1(x)$  称为线性插值基函数。

x0

 $x_1$ 

可见,插值问题的解  $p_1(x)$  可以通过插值基函数  $l_0(x)$  和  $l_1(x)$  的组合得出,且组合系数分别是所给数据  $y_0, y_1$  。

## 上述线性插值,它的解可以表示为点斜式:

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

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

#### 为了便于推广,记

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

#### 这是一次函数,且有性质

$$l_0(x_0) = 1, \quad l_0(x_1) = 0$$
  
 $l_1(x_0) = 0, \quad l_1(x_1) = 1$   $l_0(x) + l_1(x) = 1$ 



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

 $l_0(x)$  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与基函数的线性组合

$$p_1(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1 \tag{5}$$



**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

抛物插值又称二次插值,它也是常用的代数插值之一。设已知f(x)在三个互异点 $x_0$ ,  $x_1$ ,  $x_2$ 的函数值 $y_0$ ,  $y_1$ ,  $y_2$ , 要构造次数不超过二次的多项式

$$P(x) = a_2 x^2 + a_1 x + a_0$$

使满足二次插值条件:

$$P(x_i) = y_i$$
  $(i = 0,1,2)$ 

这就是二次插值问题。其几何意义是用经过3个点

 $(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2)$  的抛物线 y = P(x) 近似代替曲

线 y = f(x),如下图所示。因此也称之为抛物插值。

# P(x)的参数 $a_0, a_1, a_2$ 直接由插值条件决定,

即  $a_0, a_1, a_2$  满足下面的代数方程组:

$$y = L_2(x)$$

$$y = L_2(x)$$

$$x_0 \qquad x_1 \qquad x_2 \qquad x$$

 $X_0 \neq X_1 \neq X_2$ 

$$\begin{cases} a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 = y_0 \\ a_0 + a_1 x_1 + a_2 x_1^2 = y_1 \\ a_0 + a_1 x_2 + a_2 x_2^2 = y_2 \end{cases}$$

该三元一 次方程组 的系数矩 阵  $\begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 \\ 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \end{bmatrix}$ 

的行列式是范德蒙行列式, 方程组的解唯一。



时,

## 问题4 求二次式 $p_2(x)$ , 使其满足条件:

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

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



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

## 再由另一条件 $l_0(x_0) = 1$ 确定系数

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

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

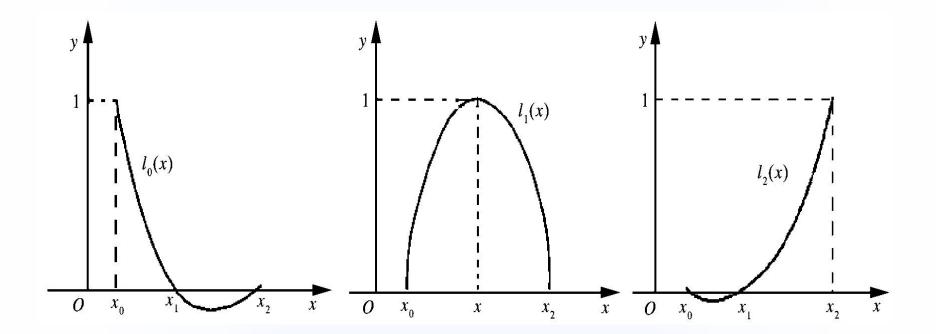
类似导出

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

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

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







## 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

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

满足初始条件:

$$p_n(x_n) = y_n$$

要求

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



# 基函数表



## 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 
$$l_0(x_0) = 1$$

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



## 基函数的一般形式

即

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

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

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



## 基函数插值的一般表达式

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

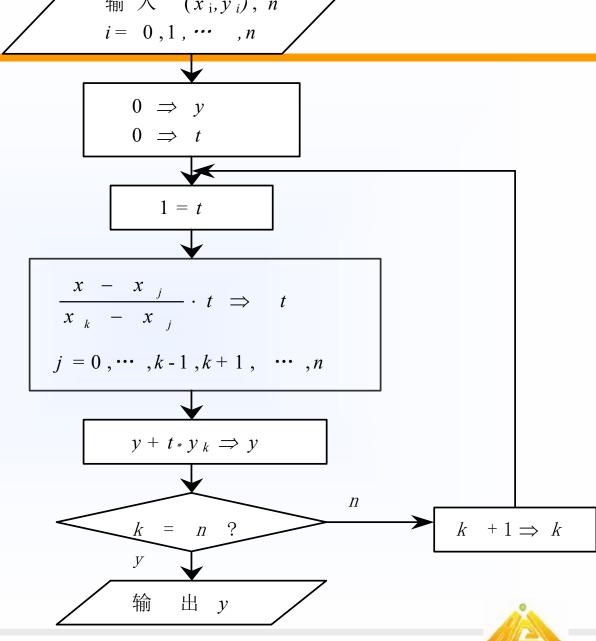
$$p_n(x) = \sum_{k=0}^{n} l_k(x) y_k$$
 (10)

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。



# 输入 $(x_i, y_i)$ , n

# 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 $x_i(i=0,1,...,n)$ 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 $x_i(i=0,1,...,n)$  的顺序一致.

以  $x_i(i=0,1,...,n)$  为插值节点, 函数 f(x) = 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,...,n),由插值多项式的唯一性有

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

特别当k=0时,就得到

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



例1 已知  $y = \sqrt{x}$ ,  $x_0 = 4$ ,  $x_1 = 9$ , 用线性插值(即一次插值多项式)求  $\sqrt{7}$  的近似值。

 $\mathbf{M} y_0 = 2, y_1 = 3,$  基函数分别为:

$$l_0(x) = \frac{x-9}{4-9} = -\frac{1}{5}(x-9), l_1(x) = \frac{x-4}{9-4} = \frac{1}{5}(x-4)$$

插值多项式为

$$L_1(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) = 2 \times \frac{-1}{5} (x - 9) + 3 \times \frac{1}{5} (x - 4)$$

$$= -\frac{2}{5} (x - 9) + \frac{3}{5} (x - 4) \left( = \frac{1}{5} (x + 6) \right)$$
所以
$$\sqrt{7} \approx L_1(7) = \frac{13}{5} = 2.6$$



# 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:

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



例2 求过点(-1,-2), (1,0), (3,-6), (4,3)的三次插值多项式.

解 以  $x_0 = -1$ ,  $x_1 = 1$ ,  $x_2 = 3$ ,  $x_3 = 4$  以为节点的基函数分别为:

$$l_0(x) = \frac{(x-1)(x-3)(x-4)}{(-1-1)(-1-3)(-1-4)} = -\frac{1}{40}(x-1)(x-3)(x-4)$$

$$l_1(x) = \frac{(x+1)(x-3)(x-4)}{(1+1)(1-3)(1-4)} = \frac{1}{12}(x+1)(x-3)(x-4)$$

$$l_2(x) = \frac{(x+1)(x-1)(x-4)}{(3+1)(3-1)(3-4)} = -\frac{1}{8}(x+1)(x-1)(x-4)$$

$$l_3(x) = \frac{(x+1)(x-1)(x-3)}{(4+1)(4-1)(4-3)} = \frac{1}{15}(x+1)(x-1)(x-3)$$

#### 则拉格朗日的三次插值多项式为

$$L_{3}(x) = y_{0}l_{0}(x) + y_{1}l_{1}(x) + y_{2}l_{2}(x) + y_{3}l_{3}(x)$$

$$= (-2) \times \frac{-1}{40}(x-1)(x-3)(x-4) + 0 \times \frac{1}{12}(x+1)(x-3)(x-4)$$

$$+ (-6) \times \frac{-1}{8}(x+1)(x-1)(x-4) + 3 \times \frac{1}{15}(x+1)(x-1)(x-3)$$

$$= \frac{1}{20}(x-1)(x-3)(x-4) + \frac{3}{4}(x+1)(x-1)(x-4)$$

$$+ \frac{1}{5}(x+1)(x-1)(x-3)$$

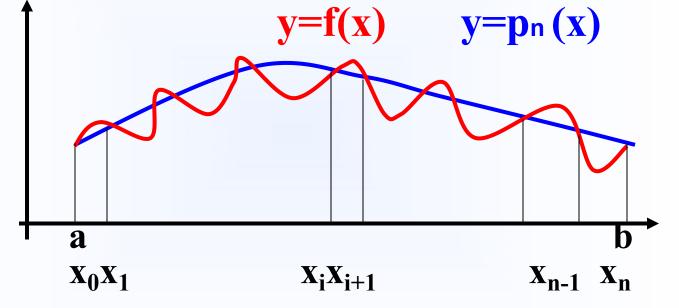
$$(= x^{3} - 4x^{2} + 3)$$



#### 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<sub>n</sub>(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 $x_0,x_1,...x_n$ ,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,...,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 $x_0,x_1,...x_n$ 和x所 界定的范围内,因而 $\xi$ ∈[a,b]

证明: 当x=xi的时候,显然成立,下面假设x非插值节点

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

显见:  $x_i$ 都是ω(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,则存在点  $\xi$ 

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

应用罗尔定理即得证

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;
- $3 \cdot f(a) = f(b)$

则至少存在一点ξ∈ (a,b),使得f`(ξ)=0



若 
$$\max_{a \le x \le b} |f^{(n+1)}(x)| = M_{n+1}$$
,则

$$|R_n(x)| \le \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} |\omega_{n+1}(x)|,$$

#### 对于线性插值, 其误差为

$$R(x) = f(x) - P(x) = \frac{1}{2} f''(\xi)(x - x_0)(x - x_1)$$
  $\xi \in (a, b)$ 

在书上P29页例 3 有一个结论  $R(x) \le \frac{1}{8} (b-a)^2 M_2$  对于抛物插值(二次插值),其误差为

$$R(x) = f(x) - P(x) = \frac{1}{6} f'''(\xi)(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2) \quad \xi \in (a, b)$$



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

#### 在x=115时的截断误差

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

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

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

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

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

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

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



- 插值区间: 由插值节点所界定的范围[min x<sub>i</sub>,max x<sub>i</sub>]
- 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:

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



考虑例2(P16):

已知
$$\sqrt{100} = 10$$
, $\sqrt{121} = 11$ , $\sqrt{144} = 12$ , 求 $y = \sqrt{115}$ 

■ 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<sub>0</sub>,x<sub>1</sub>,x<sub>2</sub>,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

$$\frac{\mathbf{y} - \mathbf{y}_1}{\mathbf{y} - \mathbf{y}_2} \approx \frac{\mathbf{x} - \mathbf{x}_1}{\mathbf{x} - \mathbf{x}_2}$$

据此可得:

$$y \approx \frac{x - x_{2}}{x_{1} - x_{2}} y_{1} + \frac{x - x_{1}}{x_{2} - x_{1}} y_{2}$$

$$\Rightarrow$$

$$y - y_{1} \approx \frac{x - x_{1}}{x_{2} - x_{1}} (y_{2} - y_{1})$$

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准。



#### 例: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 $y_b$ 

$$\mathbf{y}_{a} = \frac{\mathbf{x} - \mathbf{x}_{1}}{\mathbf{x}_{0} - \mathbf{x}_{1}} \mathbf{y}_{0} + \frac{\mathbf{x} - \mathbf{x}_{0}}{\mathbf{x}_{1} - \mathbf{x}_{0}} \mathbf{y}_{1} = 10.71428$$

$$\mathbf{y}_{b} = \frac{\mathbf{x} - \mathbf{x}_{2}}{\mathbf{x}_{0} - \mathbf{x}_{2}} \mathbf{y}_{0} + \frac{\mathbf{x} - \mathbf{x}_{0}}{\mathbf{x}_{2} - \mathbf{x}_{0}} \mathbf{y}_{1} = 10.68182$$

#### 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ya,得到新的近似值:

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 $f(x)=x^k(k=0,1,...,n)$ 关于节点  $x_i(i=0,1,...n)$ 的拉格朗日插值公式

解: : f(x)=x<sup>k</sup>(k=0,1,...,n), 其拉格朗日插值多项式为

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

又∵ f (n+1) (x) ≡0,所以其插值余项E(x)=0,

$$\therefore \sum_{j=0}^{n} \mathbf{x}_{j}^{k} \mathbf{I}_{j}(\mathbf{x}) \equiv \mathbf{x}^{k}$$

特别的,当
$$\mathbf{k} = 0$$
时,有 $\sum_{j=0}^{n} I_{j}(\mathbf{x}) = \sum_{i=0}^{n} \prod_{j \neq i} \frac{\mathbf{x} - \mathbf{x}_{j}}{\mathbf{x}_{i} - \mathbf{x}_{j}} = 1$ 

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

# 例2: 证明下列恒等式成立

(1) 
$$\sum_{j=0}^{n} \prod_{j \neq j} \frac{x - j}{j - j} \equiv 1$$

证:由上题,设 $x_i = I$ ,则有

$$\sum_{\boldsymbol{i}=0}^{\mathbf{n}} \prod_{\boldsymbol{j} \neq \boldsymbol{i}} \frac{\boldsymbol{x} - \boldsymbol{j}}{\boldsymbol{i} - \boldsymbol{j}} = \sum_{\boldsymbol{i}=0}^{\mathbf{n}} \prod_{\boldsymbol{j} \neq \boldsymbol{i}} \frac{\boldsymbol{x} - \boldsymbol{x}_{\boldsymbol{j}}}{\boldsymbol{x}_{\boldsymbol{i}} - \boldsymbol{x}_{\boldsymbol{j}}} \equiv 1$$

$$(2)\sum_{i=0}^{n}\prod_{j\neq i}\frac{x-j}{i-j}\bullet i\equiv x$$

证: 由例1 知,当 x=i,则

$$\sum_{i=0}^{n} \prod_{j \neq i} \frac{X - j}{i - j} \bullet i = \sum_{i=0}^{n} \left( \prod_{j \neq i} \frac{X - X_{j}}{X_{i} - X_{j}} \right) X_{i} \equiv X$$

例3: 对于给定的二元函数f(x,y),求作二元一次式u(x,y),使在给定点 $(x_i,y_i)$ (i=0,1,2)与f(x,y)取相同的函数值,即满足插值条件:  $u(x_i,y_i)=f(x_i,y_i)$ ,i=0,1,2

解:用基函数构造方法,首先构造二元一次式 $I_0(x,y)$ ,使满足 $I_0(x_0,y_0)=1$ , $I_0(x_1,y_1)=I_0(x_2,y_2)=0$ 

结果为: 
$$I_0(\mathbf{X}, \mathbf{y}) = \begin{vmatrix} 1 & \mathbf{X} & \mathbf{y} \\ 1 & \mathbf{X}_1 & \mathbf{y}_1 \\ 1 & \mathbf{X}_2 & \mathbf{y}_2 \end{vmatrix} / \begin{vmatrix} 1 & \mathbf{X}_0 & \mathbf{y}_0 \\ 1 & \mathbf{X}_1 & \mathbf{y}_1 \\ 1 & \mathbf{X}_2 & \mathbf{y}_2 \end{vmatrix}$$
,由节点的对称性,有

$$I_{1}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \begin{vmatrix} 1 & \mathbf{x} & \mathbf{y} & 1 & \mathbf{x}_{1} & \mathbf{y}_{1} \\ 1 & \mathbf{x}_{2} & \mathbf{y}_{2} & 1 & \mathbf{x}_{2} & \mathbf{y}_{2} \\ 1 & \mathbf{x}_{0} & \mathbf{y}_{0} & 1 & \mathbf{x}_{0} & \mathbf{y}_{0} \end{vmatrix}, I_{2}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \begin{vmatrix} 1 & \mathbf{x} & \mathbf{y} & 1 & \mathbf{x}_{2} & \mathbf{y}_{2} \\ 1 & \mathbf{x}_{0} & \mathbf{y}_{0} & 1 & \mathbf{x}_{1} & \mathbf{y}_{1} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} 1 & \mathbf{x}_{2} & \mathbf{y}_{2} \\ 1 & \mathbf{x}_{1} & \mathbf{y}_{1} \end{vmatrix}$$

所求插值多项式为:

$$u(x,y) = f(x_0,y_0)I_0(x,y) + f(x_1,y_1)I_1(x,y) + f(x_2,y_2)I_2(x,y)$$

#### 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

$$|MAX|_{a \le x \le b} |f(x)| \le \frac{(b-a)^2}{8} |MAX|_{a \le x \le b} |f''(x)|$$

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

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

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

$$||a \leq x \leq b||f''(x)||$$



# 例:设f(x)=x4,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<sup>4</sup>时, f<sup>(4)</sup>(x)=4!,据拉格朗日余项定理, 有余项

$$\omega(\mathbf{x}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}) - p(\mathbf{x}) = \frac{\mathbf{f}^{(3+1)}(\xi)}{(3+1)!} \prod_{k=0}^{n} (\mathbf{x} - \mathbf{x}_k)$$
$$= \frac{4!}{4!} \times \prod_{k=0}^{n} (\mathbf{x} - \mathbf{x}_k) = (\mathbf{x} + 1)\mathbf{x}(\mathbf{x} - 1)(\mathbf{x} - 2)$$

所求多项式:

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



### 插值误差举例

□例: 已知函数 y=lnx 的函数值如下

X	10	11	12	13	14
lnx	2.3026	2.3979	2.4849	2.5649	2.6391

试给出线性插值和抛物线插值计算 ln11.75的误差。

解: 
$$R_1(x) = \frac{f''(\xi)}{2!}(x-x_0)(x-x_1), \quad \xi \in (x_0,x_1)$$

$$x f''(x) = -1/x^2$$
,  $x_0 = 11, x_1 = 12, \xi \in (11, 12)$ 

所以 
$$|R_1(11.75)| = |(11.75 - x_0)(11.75 - x_1)f''(\xi)/2|$$
 $< |(11.75 - 11)(11.75 - 12)/(2 \times 11^2)|$ 
 $< 7.75 \times 10^{-4}$ 



$$R_2(x) = \frac{f^{(3)}(\xi)}{3!}(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2), \quad \xi \in (x_0, x_2)$$

$$f^{(3)}(x) = 2/x^3$$
,  $\xi \in (11, 13) \implies |f^{(3)}(\xi)| = 2/\xi^3 < 2/11^3$ 

$$|R_2(11.75)| < |(11.75 - 11)(11.75 - 12)(11.75 - 13)| \times 2/(6 \times 11^3)$$
  
 $< 5.87 \times 10^{-5}$ 

 $|R_1(11.75)| < 7.75 \times 10^{-4}$ 

高次插值通常优于低次插值



但绝对不是次数越高就越好,嘿嘿...

#### 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



# 课外兴趣



放大4.5倍使用最近 邻插值算法



双线性插值



双立方插 值



计算