# 第二章 插值方法 /\* Interpolation \*/

### \_\_\_引言

Chapter 2 插值方法

表示两个变量X, y内在关系一般由函数式y=f(X)表达。 但在实际问题中,有两种情况:

- 1. 由实验观测而得到的一组离散数据(函数表),虽然这种函数关系式y=f(x)存在且连续,但未知。
- 2. 函数解析表达式已知,但计算复杂,不便使用。通常也 造函数表。如,y=sin(x),y=lg(x)。

若要求不在表上点的函数值,怎么办?



### 引言

Chapter 2 插值方法

方法:根据所给的V=f(X)的函数表,

构造一个简单的连续函数q(x)近似代替f(x)。

Def: g(x)为逼近函数,f(x)为被逼近函数。

近似代替即逼近的方法有很多种,通常是:插值方法。

已知: f(x)的的函数表

求g(x)使  $g(x_i) = y_i$  , i=0,1,2,3...n.

Def: g(x)为f(x)的插值函数,f(x)为被插值函数。

M HUST

引言

Chapter 2 插值方法

构造q(x)的方法还有:

一致逼近、最佳均方逼近和数据拟合。

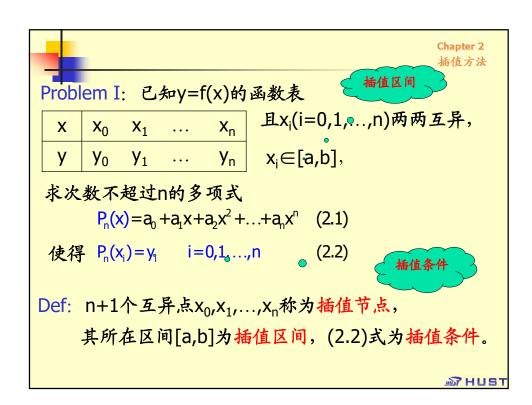
简单函数q(x)指可用四则运算计算的函数:

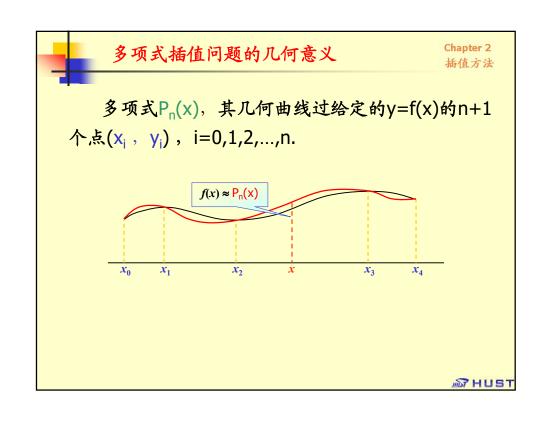
如: 有理函数(分式函数)、多项式或分段多项式。

当q(x)为多项式时,该插值方法称为代数多项式插值, 称插值函数q(x)为插值多项式。

本章主要介绍多项式插值的理论与方法。

随着神经计算的发展,基于神经网络的回归预测模型 也是一个重要的数据建模方法。





### 插值多项式的唯一性

Chapter 2 插值方法

对于Prbloem I中的Pn(x)是否存在?解是否唯一?如何求? 显然,关键是求 $P_n(x)$  的系数 $a_0$ ,  $a_1$ ,...,  $a_n$ .

定理2.1 在n+1个互异的插值结点X<sub>0</sub>,X<sub>1</sub>,...,X<sub>n</sub>上满足插值条件 (2.2)的次数不超过n的代数多项式P<sub>n</sub>(x)存在且唯一。

分析: 为求 P<sub>n</sub>(x)=a<sub>n</sub>+a<sub>1</sub>x+a<sub>2</sub>x<sup>2</sup>+...+a<sub>n</sub>x<sup>n</sup> (2.1) 主要考虑插值条件

$$P_n(x_i) = y_i$$
  $i = 0, 1, ..., n$  (2.2)

M HUST

### 定理2.1的证明

Chapter 2 插值方法

由插值条件,有,

$$P_{n}(x_{0}) = a_{0} + a_{1}x_{0} + a_{2}x_{0}^{2} + ... + a_{n}x_{0}^{n} = y_{0}$$

$$P_{n}(x_{1}) = a_{0} + a_{1}x_{1} + a_{2}x_{1}^{2} + ... + a_{n}x_{1}^{n} = y_{1}$$

$$\vdots$$

$$P_{n}(x_{n}) = a_{0} + a_{1}x_{n} + a_{2}x_{n}^{2} + ... + a_{n}x_{n}^{n} = y_{n}$$

$$(2.3)$$

$$\begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \end{bmatrix}$$

其系数矩阵的行列式为
$$\begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ & & \dots & & & & & \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{vmatrix} = V_n(x_0, x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=0}^{i-1} (x_i - x_j) \neq 0$$

$$\vdots \quad \vdots \quad \exists \exists \forall (2, 3) \forall \exists x_1 & x_1 & x_2 & x_2 & x_3 & x_4 & x_4 & x_4 & x_5 \end{vmatrix}$$

- ∴ 方程组(2.3)的解 a<sub>0</sub>,a<sub>1</sub>,...,a<sub>n</sub>存在且唯一,
- ·· 插值多项式 存在且唯一。

Chapter 2 插值方法

例1 给定f(x)的函数表,求f(x)的次数 不超过3的插值多项式。

解: 设 $P_3(x)=a_0+a_1x+a_2x^2+a_3x^3$ ,则

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 & 8 \\ 1 & 5 & 25 & 125 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -7 \\ 7 \\ -4 \\ 35 \end{pmatrix}$$

解方程组得 a<sub>0</sub>=10,a<sub>1</sub>=5,a<sub>2</sub>=-10,a<sub>3</sub>=2,

 $PP_3(x)=10+5x-10x^2+2x^3$ ,

n=20,在 109次/秒的计算机上用传统方法计算需 几万年! 此数值计算方法上不可行。



### 2.2 Lagrange 插值——线性插值

Chapter 2 插值方法

Problem 2.1 已知函数y=f(x)的函数表 求次数不超过1的多项式 $P_1(x)=a_0+a_1x$ , 满足插值条件 P<sub>1</sub>(X<sub>0</sub>)=y<sub>0</sub>, P<sub>1</sub>(X<sub>1</sub>)=y<sub>1</sub> .

$$\begin{array}{c|ccc} x & x_0 & x_1 \\ \hline y & y_0 & y_1 \end{array}$$

分析: 过点(x<sub>0</sub>,y<sub>0</sub>),(x<sub>1</sub>,y<sub>1</sub>)作直线y=P<sub>1</sub>(x) —线性插值。

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

$$y = P_1(x) = y_0 + \frac{x - x_0}{x_0 - x_0} y_1 - \frac{x - x_0}{x_0 - x_0} y_0$$

解: 由点斜式方程,
$$y-y_0 = \frac{y_1-y_0}{x_1-x_0}(x-x_0)$$

$$y = P_1(x) = y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0}y_1 - \frac{x-x_0}{x_1-x_0}y_0$$

$$P_1(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1}y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0}y_1 = \sum_{i=0}^{1} I_i(x)y_i$$

$$P_1(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1}y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0}y_1 = \sum_{i=0}^{1} I_i(x)y_i$$

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



### 线性插值基函数的性质

Chapter 2 插值方法

$$P_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1 = \sum_{i=0}^{1} l_i(x) y_i$$

$$l_0(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1}, l_1(x) = \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} \implies l_0(x) + l_1(x) = 1$$

$$l_{0}(x_{0}) = 1, l_{0}(x_{1}) = 0 l_{1}(x_{0}) = 0, l_{1}(x_{1}) = 1 \Rightarrow l_{i}(x_{j}) = \delta_{j} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases} i, j = 0, 1$$

δ<sub>ij</sub> /\* Kronecker Delta \*/

MHUST

### 线性插值

Chapter 2 插值方法

例2.2 已知lg2.71=0.4330,lg2.72=0.4364.求y=lg2.718.

分析: 对y=lgx,给出了两点(2.71,0.4330)=(x<sub>0</sub>,y<sub>0</sub>), (2.72,0.4364)=(x<sub>1</sub>,y<sub>1</sub>)

为求lg2.718构造简单的插值多项式作为lgx的近似。

解: 已知(x<sub>0</sub>,y<sub>0</sub>)= (2.71,0.4330),(x<sub>1</sub>,y<sub>1</sub>)=(2.72,0.4364) 利用线性插值,则

$$P_1(x) = \frac{x-2.72}{2.71-2.72} *0.4330 + \frac{x-2.71}{2.72-2.71} *0.4364$$

=0.34x-0.4884

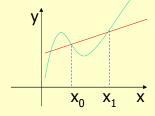
 $\therefore \log R \approx P_1(x) \implies \log 2.718 \approx P_1(2.718) = 0.43572$ 

2.2.2 抛物插值

Chapter 2 插值方法

### 线性插值:

用直线 $y=P_1(x)$ 近似曲线y=f(x)



当插值区间较大或曲线在[x<sub>0</sub>,x<sub>1</sub>]凸凹变化大时, 线性插值的误差很大。

为了减小误差,用简单的曲线(抛物线)去近似代替复杂曲线y=f(x)。二次多项式函数的曲线为抛物线, 所以构造插值函数P<sub>2</sub>(x),即n=2。

MHUST

### 抛物插值

Chapter 2 插值方法

Problem2.2 已知y=f(x)的函数表, $x_0$ ,  $x_1$ ,  $x_2$   $x_0$   $x_1$   $x_2$   $x_1$   $x_2$   $x_1$   $x_2$   $x_1$   $x_2$   $x_1$   $x_2$   $x_2$   $x_3$   $x_4$   $x_4$   $x_4$   $x_5$   $x_4$   $x_5$   $x_5$  x

几何意义:  $P_2(x)$ 为过三点 $(x_0,y_0)$ ,  $(x_1,y_1)$ ,  $(x_2,y_2)$ 的抛物线

方法: 基函数法,构造基函数 $I_0(x)$ ,  $I_1(x)$ ,  $I_2(x)$  (三个二次式) 使 $P_2(x)=y_0I_0(x)+y_4I_1(x)+y_2I_2(x)$ 满足插值条件。

$$\begin{array}{c}
\overline{l_0(x_0)} = 1, \overline{l_0(x_1)} = 0, \overline{l_0(x_2)} = 0 \\
l_1(x_0) = 0, l_1(x_1) = 1, l_1(x_2) = 0 \\
l_2(x_0) = 0, l_2(x_1) = 0, l_2(x_2) = 1 \\
\underline{l_i(x_j)} = \delta_{ij} \quad i, j = 0, 1, 2
\end{array}$$

### 抛物插值

Chapter 2 插值方法

求二次多项式 $|_{0}(x)$ :  $|_{0}(x_{0})=1$   $|_{0}(x_{1})=0$   $|_{0}(x_{2})=0$   $<=>|_{0}(x)=C(x-x_{1})(x-x_{2})$  只须求C=?

由
$$l_0(x_0)=1$$
 得  $C(x_0-x_1)(x_0-x_2)=1$   
 $C=1/(x_0-x_1)(x_0-x_2)$  
$$l_0(x)=\frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)}$$

同法求得: l<sub>1</sub>(x), l<sub>2</sub>(x), 即抛物插值的插值基函数如下:

$$l_0(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)}, l_1(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)}, l_2(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)}$$

抛物插值问题Problem 2.2的解:

$$P_2(x) = y_0 \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} + y_1 \frac{(x - x_0)(x - x_2)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)} + y_2 \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)}$$

M HUST

### 2.2.3 Lagrange插值公式

Chapter 2 插值方法

Problem2.3 已知y=f(x)在两两互异节点 $x_0,x_1,...,x_n$ 的函数值  $y_0,y_1,...,y_n$ ,求n次多项式  $P_n(x)=a_0+a_1x+a_2x^2+...+a_nx^n$  满足插值条件 $P_n(x_i)=y_i$ . j=0,1,2,3,...,n

基函数法: 求n+1个n次多项式  $|_{0}(x),|_{1}(x),...,|_{n}(x)$ ,使  $P_{n}(x)=y_{0}|_{0}(x)+y_{1}|_{1}(x)+...+y_{n}|_{n}(x)$ .

 $P_n(x)$ 须满足插值条件  $P_n(x_j)=y_j$  , j=0,1,2,3,...,n

$$p_0 | y_0 | y_1 | y_1 | y_1 | y_2 | y_3 | y_4 | y_5 | y_5$$

$$\frac{1}{l_0(x_j)} = 0, l_1(x_j) = 0, \dots, l_j(x_j) = 1, \dots, l_n(x_j) = 0$$

$$i = 0, 1, 2, \dots, n$$

$$\Leftrightarrow l_k(x_j) = \delta_{kj} = \begin{cases} 1 & \kappa = j \\ 0 & \kappa \neq j \end{cases} \kappa, j = 0, 1, 2, \dots, n$$

$$\begin{array}{c} \text{Lagrange插值公式} \\ |_{k}(x_{0}) = 0, ..., |_{k}(x_{k-1}) = 0, |_{k}(x_{k+1}) = 0, ..., |_{k}(x_{n}) = 0 \\ |_{k}(x) \neq n \wedge 0. &_{k}(x_{0}, x_{1}, ..., x_{k+1}, ..., x_{n}) \\ |_{k}(x) = C(x - x_{0}) ... (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) ... (x - x_{n}) \\ |_{k}(x) = C(x_{k} - x_{0}) ... (x_{k} - x_{k-1})(x_{k} - x_{k+1}) ... (x_{k} - x_{n}) \\ |_{k}(x) = \frac{1}{(x_{k} - x_{0}) ... (x_{k} - x_{k-1})(x_{k} - x_{k+1}) ... (x_{k} - x_{n})} \\ |_{k}(x) = \frac{(x - x_{0}) ... (x - x_{k-1})(x_{k} - x_{k+1}) ... (x_{k} - x_{n})}{(x_{k} - x_{0}) ... (x_{k} - x_{k-1})(x_{k} - x_{k+1}) ... (x_{k} - x_{n})} \\ |_{k}(x) = \frac{(x - x_{0}) ... (x_{k} - x_{k-1})(x_{k} - x_{k+1}) ... (x_{k} - x_{n})}{(x_{k} - x_{0}) ... (x_{k} - x_{k-1})(x_{k} - x_{k+1}) ... (x_{k} - x_{n})} \\ |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} (\prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_{j}}{x_{k} - x_{j}}) \\ |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} (\prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_{j}}{x_{k} - x_{j}}) \\ |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} (\prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_{j}}{x_{k} - x_{j}}) \\ |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} (\prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_{j}}{x_{k} - x_{j}}) \\ |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} (\prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_{j}}{x_{k} - x_{j}}) \\ |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} (\prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_{j}}{x_{k} - x_{j}}) \\ |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} (\prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_{j}}{x_{k} - x_{j}}) \\ |_{k}(x) = \sum_{k=0}^{n} y_{k} |_{$$

### 2.2.4 插值余项 /\* Remainder \*/

Chapter 2 插值方法

函数y=f(x)与其 Lagrange插值多项式Pn(x):

- (1)  $P_n(x_i) = f(x_i) = y_i$ , i=0,1,2,...,n
- (2) 而对于插值区间[a,b]内插值节点 $x_i$ (i=1,2,...,n)以外的点 $x_i$ 一般 $P_n(x) \neq f(x)$ ,存在误差。

Def:  $R_n(x)=f(x)-P_n(x)$ 为 $P_n(x)$ 的截断误差或插值余项。

- (1) =>  $R_n(x_i)=0$ , i=0,1,2,...,n
- (2) => 若x ≠ x<sub>i</sub>,可能 R<sub>n</sub>(x) ≠ 0,

利用Lagrange插值公式 $P_n(x)$ 来计算,结果是否可靠,要看 余项 $R_n(x)$ 是否足够小。

$$R_n(x) = ?$$

Chapter 2 插值方法

设节点  $a \le x_0 < x_1 < \dots < x_n \le b$ ,且f满足条件 $f \in C^n[a,b]$ , $f^{(n+1)}$ 在[a,b]内存在,考察截断误差  $R_n(x) = f(x) - P_n(x)$ 

Rolle's Theorem: 若 $\varphi(x)$ 充分光滑, $\varphi(x_0) = \varphi(x_1) = 0$ ,则存在  $\xi \in (x_0, x_1)$  使得 $\varphi'(\xi) = 0$ 。

推广: 若 
$$\varphi(x_0) = \varphi(x_1) = \varphi(x_2) = 0 \Longrightarrow \xi_0 \in (x_0, x_1), \xi_1 \in (x_1, x_2)$$
  
使得  $\varphi'(\xi_0) = \varphi'(\xi_1) = 0 \Longrightarrow \xi \in (\xi_0, \xi_1)$  使得  $\varphi''(\xi) = 0$   
$$\varphi(x_0) = \dots = \varphi(x_n) = 0$$

➡ 存在
$$\xi \in (a,b)$$
 使得  $\varphi^{(n)}(\xi) = 0$ 

M HUST

设  $a \le x_0 < x_1 < \dots < x_n \le b$ ,且 f满足条件  $f \in C^n[a,b]$ ,插值方法  $f^{(n+1)}$ 在 [a,b]内存在,考察截断误差  $R_n(x) = f(x) - P_n(x)$ 

$$R_n(x)$$
 至少有  $n+1$  个根  $\longrightarrow$   $R_n(x) = K(x) \prod_{i=1}^n (x-x_i)$ 

任意固定
$$x \neq x_i$$
  $(i = 0, ..., n)$ , 考察  $\varphi(t) = R_n(t) - K(x) \prod_{i=0}^{n} (t - x_i)$ 

 $\varphi(t)$  有 n+2 个不同的根  $x_0,...,x_n,x \longrightarrow \varphi^{(n+1)}(\xi_x)=0, \xi_x \in (a,b)$ 

$$R_n^{(n+1)}(\xi_x) - K(x) (n+1)! = 0$$

对t求导

$$\longrightarrow f^{(n+1)}(\xi_x) - P_n^{(n+1)}(\xi_x) - K(x)(n+1)! = 0$$

$$K(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \qquad R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

SHILET

插值余项

Chapter 2 插值方法

定理1: 设函数y=f(x)的n阶导数y=f<sup>(n)</sup>(x)在[a,b]上连续,  $y=f^{(n+1)}(x)$ 在(a,b)上存在;插值结点为a $\le x_0 < x_1 < ... < x_n \le b$ ,  $P_n(x)$ 是f(x)的n次拉格朗日插值多项式;则对任意 $x \in [a,b]$ 有:

$$R_{n}(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n}(x)$$

其中ξ $\in$ (a,b), ξ依赖于x,  $ω_n(x) = (x - x_0)(x - x_1).....(x - x_n)$ 

- 通常不能确定  $\xi$ , 而是估计  $|f^{(n+1)}(x)| \leq M_{n+1}, \forall x \in (a,b)$ 将  $\frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \prod_{i=1}^{n} |x-x_i|$  作为误差估计上限。
- 學 当 f(x) 为任一个次数  $\leq n$  的多项式时,  $f^{(n+1)}(x) \equiv 0$ , 可知  $R_n(x) \equiv 0$ , 即插值多项式对于次数≤n的多项式是精确的。

当 f(x) = 1,  $P_n(x) = f(x) = 1$ ,  $\mathbb{P}_{0}(x) + l_1(x) + \dots + l_n(x) = 1$ 

HW: 作业二 #1, 2 Chapter 2

例2.3 已知y=lg(x)的 2.71 2.73 2.72 函数表如右,求 

**P**:  $P_2(x) = \frac{(x-2.72)(x-2.73)}{(2.71-2.72)(2.71-2.73)} *0.4330 + \frac{(x-2.71)(x-2.73)}{(2.72-2.71)(2.72-2.73)} *0.4346$  $+\frac{(x-2.71)(x-2.72)}{(2.73-2.71)(2.73-2.72)}*0.4362$ 

=  $13038x^2 - 7092.08x + 96459.032$  :  $\lg 2.718 \approx P_2(2.718) = 0.48$ 

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

 $\therefore R_2(x) = \frac{f^{(3)}(\xi)}{3!} (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2) \quad \xi \in [x_0, x_2]$   $\therefore f(x) = \lg x \Rightarrow f'''(x) = \frac{2}{x^3 \ln 10} \Rightarrow \max_{2.71 \le x \le 2.73} |f'''(x)| = 0.043642$ 

 $\left| R_2(2.718) \right| \le \frac{0.043642}{6} \left| (2.718 - 2.71)(2.718 - 2.72)(2.718 - 2.73) \right| = 1.39654 \times 10^{-9}$ 

### Newton插值——引言

Chapter 2 插值方法

1.已知y=f(x)的n+1个互异节点 $x_0 < x_1 < x_2 < ... < x_n$ 及其上的函数值  $y_i=f(x_i), i=0,1,2,...,n$ ,利用基函数法求出其上的Lagrange 插值 多项式:  $P_n(x)=y_0l_0(x)+y_1l_1(x)+...+y_nl_n(x)$ 

其中基函数为:

$$l_{i}(x) = \frac{(x-x_{0})\cdots(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})\cdots(x-x_{n})}{(x_{i}-x_{0})\cdots(x_{i}-x_{i-1})(x_{i}-x_{i+1})\cdots(x_{i}-x_{n})}, i=0,1,2,...,n$$

2.若f(x)有直到n+1阶导数, 其插值余项为:

$$R_n(x) = f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{k=0}^n (x - x_k) \qquad \xi \in (a,b)$$

Lagrange 插值虽然易算,但若要增加一个节点时,全部基函数 l<sub>i</sub>(x) 都需重新计算。——不具有承袭性 Newton插值——具有承袭性

HIST

### 2.3.1 基函数

Chapter 2 插值方法

Problem 2.4 已知y=f(x)的n+1个互异节点 $x_0, x_1, x_2,..., x_n$ 及函数值 $f(x_i)$ ,i=0,1,2,...,n. 求作n次多项式 $N_n(x)$ :

$$N_n(x) = C_0 + C_1(x - x_0) + C_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots + C_n(x - x_0)(x - x_1) \cdot \dots + C_n(x - x_{n-1})$$

且满足插值条件:  $N_n(x_i) = f(x_i)$ ,  $i = 0,1,2,\dots,n$ 

 $N_n(x)$ 是1,  $(x-x_0)$ ,  $(x-x_0)(x-x_1)$ , ...,  $(x-x_0)(x-x_1)$ ...  $(x-x_{n-1})$ 的线性组合,

递推定义为: 
$$\Phi_0(x) = 1$$

$$\Phi_i(x) = (x - x_{i-1})\Phi_{i-1}(x)$$

$$= (x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{i-1})$$
 $i = 1, 2, \dots, n$ 

$$(2.9)$$

定义2.1 由(2.9)定义的n+1个多项式称为Newton插值以 $x_0, x_1, ..., x_n$ 为节点的基函数。

$$N_n(x) = C_0 \Phi_0(x) + C_1 \Phi_1(x) + \dots + C_n \Phi_n(x)$$

### 求系数

Chapter 2 插值方法

$$N_n(x) = C_0 + C_1(x - x_0) + C_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots + C_n(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1})$$
  
已知基函数,求 $N_n(x) = >$ 求系数 $C_0, C_1, C_2, \dots, C_n$ 

$$N_n(x_i) = f(x_i)$$
  $i = 0, 1, 2, \dots, n$ 

在公式中,取 $x=x_0$ 有:  $N_n(x_0)=C_0$  而 $N_n(x_0)=f(x_0)$  :  $C_0=f(x_0)$ 在公式中,取 $x=x_1$ 有:  $N_n(x_1)=C_0+C_1(x_1-x_0)$ , 而 $N_n(x_1)=f(x_1)$ 

$$\therefore C_1 = \frac{f(X_1) - f(X_0)}{X_1 - X_0}$$

同理,有:  $C_2 = \left[\frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1} - \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}\right] / (x_2 - x_0)$ 

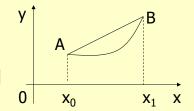
为了易于计算C<sub>0</sub>,C<sub>1</sub>,C<sub>2</sub>,...,C<sub>n</sub>引进差商。

### /\* divided difference \*/ 插值方法 2.3.2 差商

设函数f(x)在n+1个相异节点 X<sub>0</sub>, X<sub>1</sub>,..., X<sub>n</sub> 上的函数值分别为  $f(x_0), f(x_1), ..., f(x_n)$ 

1.一阶差商: 称  $\frac{f(x_0)-f(x_1)}{x_0-x_1}$  为 f(x) 关于节点  $X_0, X_1$  的一阶差商, 记为 f[x<sub>0</sub>,x<sub>1</sub>]. /\* the 1st divided difference\*/

- (1) 差商的几何意义: f[x<sub>0</sub>,x<sub>1</sub>]为弦AB的斜率。
- (2) 显然,f[x<sub>0</sub>,x<sub>1</sub>]=f[x<sub>1</sub>,x<sub>0</sub>]



### 2.3.2 差商 /\* divided difference \*/ thick the state of the

设函数f(x)在n+1个相异节点  $X_0,X_1,...,X_n$  上的函数值分别为  $f(x_n), f(x_1), \dots, f(x_n)$ 

2.二阶差商:  $\frac{\mathbf{f}[\mathbf{x}_{0},\mathbf{x}_{1}]-\mathbf{f}[\mathbf{x}_{1},\mathbf{x}_{2}]}{\mathbf{x}_{0}-\mathbf{x}_{2}}=\mathbf{f}[\mathbf{x}_{0},\mathbf{x}_{1},\mathbf{x}_{2}]$ 

称为f(x)关于节点  $X_0, X_1, X_2$ 的二阶差商。

3. k阶差商: f(x)在互异节点 $x_0, x_1, ..., x_k$ 处的k阶差商为

 $f[x_0, x_1, ..., x_{k-1}, x_k] = \{f[x_0, x_1, ..., x_{k-1}] - f[x_1, ..., x_{k-1}, x_k]\}/(x_0 - x_k)$ 

一般记忆为: f[A,B,C]={f[A,B]-f[B,C]}/(A-C)

MHUST



### 差商表

Chapter 2 插值方法

计算出差商可列表如下:

Xi	f(x <sub>i</sub> )	一阶差商	二阶差商	三阶差商	
X <sub>0</sub>	f(x <sub>0</sub> )	$f[x_0,x_1]$	$f[x_0, x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$	
<b>X</b> <sub>1</sub>	f(x <sub>1</sub> )	$f[x_1,x_2]$	$f[x_1, x_2, x_3]$		
<b>x</b> <sub>2</sub>	f(x <sub>2</sub> )	f[x <sub>2</sub> ,x <sub>3</sub> ]			
<b>X</b> <sub>3</sub>	f(x <sub>3</sub> )				



Chapter 2 插值方法

例: 已知 f(x) = √x 在节点 x=1,4,9的函数值为:

Х	1	4	9	
f(x)	1	2	3	

试构造差商表。

解	•
74 [	•

X <sub>k</sub>	f(x <sub>k</sub> )	一阶差商	二阶差商
1	1	$f[x_0,x_1] = (1-2)/(1-4)$ = 1/3	$f[x_0, x_1, x_2] = (1/3-1/5)/(1-9)$ =-1/60
4	2	$f[x_1,x_2] = (2-3)/(4-9)$ =1/5	
9	3		

M HUST



Chapter 2 插值方法

Problem I: 已知y=f(x)的函数表 且x<sub>i</sub>(i=0,1,...,n)两两互异,x<sub>i</sub>∈[a,b],

求次数不超过n的多项式 $P_n(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + ... + a_n x^n$ ,

定理2.1 P<sub>n</sub>(x)存在且唯一。

**Lagrange** 插值公式:  $P_n(x) = \sum_{k=0}^n \overline{y_k l_k(x)}$ 

$$I_{k}(x) = \frac{(x - x_{0}) \cdots (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) \cdots (x - x_{n})}{(x_{k} - x_{0}) \cdots (x_{k} - x_{k-1})(x_{k} - x_{k+1}) \cdots (x_{k} - x_{n})} = \prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_{j}}{x_{k} - x_{j}}$$

$$R_{n}(x) = f(x) - p_{n}(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_{x})}{(n+1)!}(x - x_{0})(x - x_{1}) \cdots (x - x_{n}); \quad \xi_{x} \in (a,b)$$

Newton插值公式:

$$\begin{split} N_n(x) &= C_0 + C_1(x - x_0) + C_2(x - x_0)(x - x_1) + \cdots \\ &\quad + C_n(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1}) \end{split}$$

$$N_n(x_i) = f(x_i) = Y_i, i = 0, 1, 2, \dots, n \implies C_0, C_1, \dots, C_n$$

A HUST

### 2.3.3 差商性质

Chapter 2 插值方法

1. n阶差商可以表示成n+1个函数值的线性组合,即

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

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

- 2. (对称性): 差商与节点的顺序无关,例  $f[x_0, x_1, x_2] = f[x_1, x_0, x_2] = \cdots = f[x_0, x_2, x_1]$
- 3. 若f(x)是x的n次多项式,则一阶差商 $f[x,x_0]$ 是x的n-1次多项式,
- 二阶差商 $f[x, x_0, x_1]$ 是x的n-2次多项式;
- 一般,函数f(x)的k阶差商 $f[x,x_0,...,x_{k-1}]$ 是x的n-k(k≤n)次多项式,mk>n时,k阶差商为零。 (自学本性质的证明)

SHUST

### 2.3.4 Newton插值公式

Chapter 2 插值方法

x<sub>0</sub>, x<sub>1</sub>,..., x<sub>n</sub>为[a, b]中互异节点,且x是[a, b]中一点

$$f[x,x_0] = \frac{f(x)-f(x_0)}{x-x_0} = f(x) = f(x_0) + f[x,x_0](x-x_0), (1$$

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

$$=> f[x,x_0]=f[x_0,x_1]+f[x,x_0,x_1](x-x_1), (2x)$$

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

$$=>f[x_1x_1,...,x_{n-1}]=f[x_1,x_1,...,x_n]+f[x_1x_1,...,x_n](x-x_n), (n+1=x)$$

中顿插值 /\* Newton's Interpolation \*/

$$N_n(x) = c_0 + c_1(x - x_0) + c_2(x - x_0)(x - x_1) + ... + c_n(x - x_0) ...(x - x_{n-1})$$

$$\begin{cases} f(x) = f(x_0) + (x - x_0)f[x, x_0] & ... & 1 \\ f[x, x_0] = f[x_0, x_1] + (x - x_1)f[x, x_0, x_1] & ... & 2 \\ ... & ... & ... & ... \end{cases}$$

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

$$1 + (x - x_0) \times 2 + ... \cdot ... + (x - x_0) ...(x - x_{n-1}) \times n+1$$

$$\Rightarrow f(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) + ... + f[x_0, ..., x_n](x - x_0) ...(x - x_{n-1})$$

$$+ f[x, x_0, ..., x_n](x - x_0) ...(x - x_{n-1})$$

$$+ f[x, x_0, ..., x_n](x - x_0) ...(x - x_{n-1})$$

$$R_n(x)$$

### Newton插值公式

Chapter 2 插值方法

$$f(x)=N_n(x)+R_n(x)$$
:  $R_n(x)=f[x,x_0,...,x_n](x-x_0)...(x-x_{n-1})(x-x_n)$ 

$$N_n(x_i) = f(x_i)$$
  $i = 0, 1, 2, ..., n$ 

从而N<sub>n</sub>(x)为满足插值条件的次数不超过n的多项式

∴ N<sub>n</sub>(x)即为Problem2.4的解,

定义:  $N_n(x)$ 为y=f(x)在节点 $x_0,x_1,...,x_n$ 上的

n阶Newton插值公式;

$$R_n(x)=f(x)-N_n(x)=f[x_0,x_1,...,x_n,x](x-x_0)(x-x_1)...(x-x_n)$$

为其插值余项。



Chapter 2 插值方法

当 n=1 时:

$$N_1(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0)$$
  

$$R_1(x) = f[x, x_0, x_1](x - x_0)(x - x_1)$$

### 当 n=2 时:

$$N_2(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1)$$

$$N_2(x) = N_1(x) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1)$$

$$R_2(x) = f[x,x_0,x_1,x_2](x-x_0)(x-x_1)(x-x_2)$$

MHUST

Chapter 2 插值方法

例: 已知f(x)在六个点的函数值如下表,运用牛顿插值多项式求f(0.596)的近似值,并估计其误差。

$x_k$	$f(x_k)$	1阶差商	2阶差商	3阶差商	4阶差商	5阶差商	$x$ - $x_k$
0.4	0.41075	1.1160	0.2800	0.1973	0.0334	-1.1	0.196
0.55	0.57815	1.1860	0.3588	0.2137	-0.1761		0.046
0.65	0.69675	1.2757	0.4336	0.2056			-0.054
0.80	0.88811	1.3841	0.4225				-0.204
0.90	1.02652	1.2979					-0.454
0.596	0.63195						

 $N_4(x) = 0.41075 + 1.11600(x - 0.4) + 0.28000(x - 0.4)(x - 0.55)$ 

+0.19733(x-0.4)(x-0.55)(x-0.65)+0.0334(x-0.4)(x-0.55)(x-0.65)(x-0.80)

 $f(0.596) \approx N_4(0.596) = 0.63195$ 

 $|R_4(0.596)| = |f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4, 0.596](0.596 - x_0) \cdots (0.596 - x_4)|$   $\approx 0.33215 \times 10^{-4} < 0.5 \times 10^{-4}$ 

## Newton插值公式

Chapter 2 插值方法

注意: 1.在给定节点 $x_0,x_1,...,x_n$ 上的Newton插值公式 $N_n(x)$ 与Lagrange插值公式 $P_n(x)$ 都满足插值条件:

$$N_n(x_i)=P_n(x_i)=f(x_i)$$
  $i=0,1,2,...,n$ 

由插值多项式的唯一性  $P_n(x)=N_n(x)$ 

2.由1知Pn(x)与Nn(x)有相同的余项:

$$R_n(x) = f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega(x)$$
  
=  $f(x) - N_n(x) = f[x, x_0, \dots, x_n] \omega(x)$ 

定理2.3 在节点 $x_0, x_1, ..., x_n$  所阶定的范围中:  $\begin{bmatrix} \min_{0 \le i \le n} x_i, \max_{0 \le i \le n} x_i \end{bmatrix}$ 

内存在一点**ξ**,使得  $f[x_0, x_1, ..., x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$ 

MHUST



### 2.5 分段低次插值 /\* piecewise polynomial approximation />

多项式插值

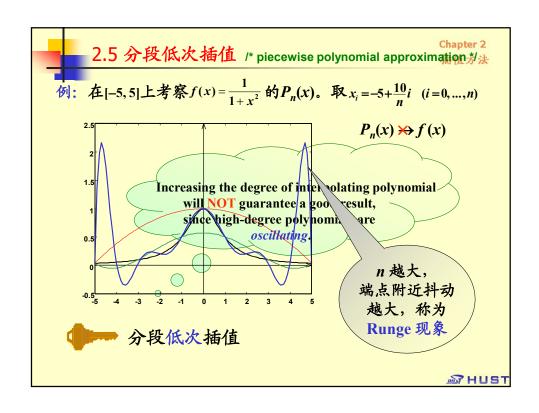
对于y=f(x) a≤x≤b

给定插值结点 $X_0,X_1,...,X_n$ ,构造插值多项式 $P_n(x)$ ,为使 $P_n(x)$ 更好地逼近f(x),一般使:

节点间距较小=>节点多(n较大) =>插值多项式P<sub>n</sub>(x)的次数很高(高次插值)

高次插值使 $P_n(x)$ 在较多点上与f(x)相等,但在插值节点外,

误差如何?是否插值多项式Pn(X)的次数越高越好?



### 分段插值

Chapter 2 插值方法

思想: 将一个区间分成若干小区间,在每个小区间上进行低次插值,将产生的多项式装配成整个大区间上的分段k次式. 其步骤为:

- (1) 对[a,b]作分划**Φ**:a=x<sub>0</sub><x<sub>1</sub><...<x<sub>n</sub>=b
- (2) 在每个小区间[X<sub>i</sub>,X<sub>i+1</sub>]上构造低次插值多项式P<sub>i</sub>(X)
- (3) 将P<sub>i</sub>(x),i=0,1,...n-1拼接为[a,b]上的分段多项式g(x)作为f(x) 的插值函数, 即 g(x)=P<sub>i</sub>(x) x∈[x<sub>i</sub>,x<sub>i+1</sub>]

一般  $P_i(x)$  都为 k 次式,此时的 g(x) 记为  $S_k(x)$ , 称其为分段 k 次式。 (即在分划  $\Phi$  的每个小区间  $[x_i, x_{i+1}]$  上  $S_k(x)$  都为 k 次式).

## 分段线性插值余项 描値余项 描値方法 $|f(x) - S_1(x)| = \left| \frac{f^*(\xi)}{2!} (x - x_i)(x - x_{i+1}) \right|, \quad \xi \in (x_i, x_{i+1})$ $x \in [x_i, x_{i+1}]$ $X \mid f^*(\xi)| \leq \max_{x \in [x_i, x_{i+1}]} |f^*(x)| \leq \max_{x \in [a,b]} |f^*(x)| = M,$ $\max_{x \in [x_i, x_{i+1}]} |(x - x_i)(x - x_{i+1})| = \frac{1}{4} (x_{i+1} - x_i)^2 = \frac{1}{4} h_i^2 \leq \frac{1}{4} (\max_{i=0}^{n-1} h_i)^2 = \frac{1}{4} h^2$ 定理 设f(x) $\in$ c<sup>2</sup>[a,b],a < x<sub>0</sub> < x<sub>1</sub> < ... < x<sub>n</sub> = b, $\exists$ f(x<sub>i</sub>), i = 0,1,...,n, 已知, S<sub>1</sub>(x)为问题2.5的解,则当 x $\in$ [a,b] 时 $|f(x) - S_1(x)| \leq Mh^2/8$ 其中M=max|f''(x)|, x $\in$ [a,b], h=max{h<sub>i</sub>, i=0, ...n-1} 因而S<sub>1</sub>(x)在[a,b]上一直收敛到f(x).

练习

Chapter 2 插值方法

例 要构造对数表 $\log_{10}$ X, $10 \le X < 100$ ,怎样选步长h才能使分段一次插值具有六位有效数字?

解:∵1≤ log<sub>10</sub>x<2,要使结果具有六位有效数字,

∴ 误差限E= 0.5×10<sup>-5</sup>,

$$\therefore (\log_{10} x)^{"} = -\frac{1}{x^{2} \ln 10} \therefore M = \max_{10 \le x \le 100} |(\log_{10} x)^{"}| = \frac{1}{10^{2} \ln 10}$$

$$\therefore |\log_{10} x - S_1(x)| \le \frac{1}{8} Mh^2 = \frac{1}{8} \cdot \frac{1}{10^2 \ln 10} h^2 \le \frac{1}{2} \times 10^{-5}$$

 $\Rightarrow h \le 0.959705 \times 10^{-1}$ 

h = 0.01

HW:

作业二 #4