

# 函数插值

- 用简单的函数表示已知的复杂函数或未知函数
  - 逼近：整体上近似 (整体误差最小)
  - 插值：在若干点上两者的值相等 (误差为0)
- 内容
  - 多项式插值 (单项式基、拉格朗日基、 牛顿基)
  - 分段多项式插值
  - 样条函数插值

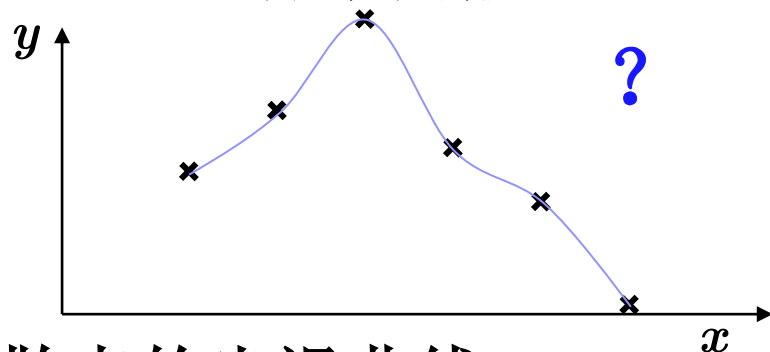
# 插值

Word/Power Point中的绘图按钮



## ■ 插值的基本概念

- 为离散点配上曲线, 并要求曲线通过各个离散点
- 一种特殊的“逼近”



## ■ 目的与用途

- 图形学/CAD: 画一条通过离散点的光滑曲线
- 假设数据无误差时做函数“拟合”, 估算中间点函数值
- 快速方便地计算复杂数学函数的函数值
- 用简单函数近似复杂的或未知函数(用于非线性方程、数值积分与微分、微分方程数值解法)

# 插值

当数据点多于拟合参数时，最小二乘拟合  $Ax \cong f$

当数据点与拟合参数一样多时，用插值

## ■ 插值问题

- **定义:** 设  $x_0, x_1, \dots, x_n$  满足  $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ , 它们对应的函数  $f(x)$  值为  $y_0, y_1, \dots, y_n$ , 若  $P(x) \in C[a, b]$  使得  $P(x_i) = y_i$ , ( $i = 0, 1, \dots, n$ ), 则  $P(x)$  为  $f(x)$  的插值函数
- **插值节点:**  $x_0, \dots, x_n$ , 要求互不相同

## ■ 问题的类型

- **多项式插值**

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

- **分段插值**

$$P(x) = \begin{cases} \dots, x \in [x_0, x_1] \\ \dots, x \in [x_1, x_2] \\ \dots \end{cases}$$

- **三角插值**

- **有理分式插值:**

$$P(x) = \frac{a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n}{b_0 + b_1x + \dots + b_mx^m}$$



# 多项式插值

## ■ 插值问题的矩阵表述(基函数法)

设  $x_0, x_1, \dots, x_n$  满足  $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ , 互不相同,  
对应的函数  $f(x)$  值为  $y_0, y_1, \dots, y_n$ ,

设  $\mathbf{y} = [y_0, \dots, y_n]^T$ ,  $\mathbf{a} = [a_0, \dots, a_n]^T$

$$P(x) = \sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x)$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \varphi_0(x_0) & \varphi_1(x_0) & \cdots & \varphi_n(x_0) \\ \varphi_0(x_1) & \varphi_1(x_1) & \cdots & \varphi_n(x_1) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \varphi_0(x_n) & \varphi_1(x_n) & \cdots & \varphi_n(x_n) \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}\mathbf{a} = \mathbf{y}$$

# 多项式插值

## ■ 多项式插值

□ 求n次多项式  $P(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{n-1}x^{n-1} + a_nx^n$   
满足n+1个插值点的条件  $P(x_i) = y_i, (i = 0, 1, \cdots, n)$

$a_0, a_1, \dots, a_n$  满足线性方程组

$$\begin{cases} a_0 + a_1x_0 + \cdots + a_nx_0^n = y_0 \\ a_0 + a_1x_1 + \cdots + a_nx_1^n = y_1 \\ \cdots \\ a_0 + a_1x_n + \cdots + a_nx_n^n = y_n \end{cases}$$

□ **定理:** Vandermonde矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 1 & x_0 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & \cdots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & \cdots & x_n^n \end{bmatrix} \quad \text{非奇异}$$

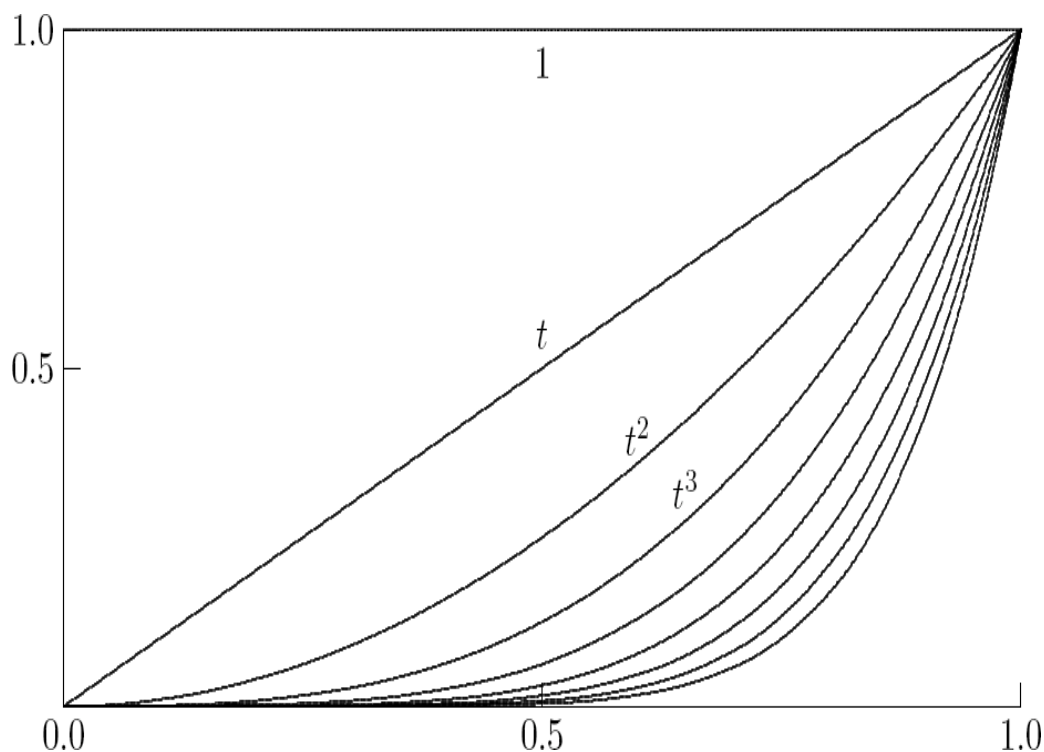
解存在、唯一吗?

只要插值节点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  互不相等

**证明:** 反证法. 设A奇异, 则存在一组不全为0的系数  $\{a_i\}$ , 使  $Aa = 0$ , 这些系数对应的多项式  $P(x)$  在n+1个点上的值均为0, 即n次多项式方程有n+1个不同的根. 矛盾!

**定理:** 在次数不超过  $n$  的多项式集合  $\mathbb{P}_n$  中, 满足  $P(x_i) = y_i, (i = 0, 1, \dots, n)$  的插值多项式  $P(x) \in \mathbb{P}_n$  存在并且唯一。

使用最简单的**单项式函数基**  $\{x^k\}$ , 需要解线性方程组, 构造出的系数矩阵为范德蒙德矩阵,  $n$  较大时是病态矩阵, 求解过程计算量大, 计算误差大.



**例:** 设有3个数据点 $(-2, -27)$ ,  $(0, -1)$ 和 $(1, 0)$ , 用单项式基函数构造二次插值多项式(**待定系数法**)

用单项式基底, 多项式的系数由线性方程组给出.

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

对具体的3个数据点  $(-2, -27)$ ,  $(0, -1)$ ,  $(1, 0)$ , 方程组为

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 & 4 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -27 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

用高斯消去法求解, 得  $[-1, 5, -4]^T$ , 所以插值多项式为

$$p_2(x) = -1 + 5x - 4x^2$$



# Lagrange(拉格朗日)插值法

- 能不解线性方程组吗?

- $n=1$ 的情况

- 插值节点:  $x_0, x_1$ , 函数值:  $y_0, y_1$ , 求一次多项式

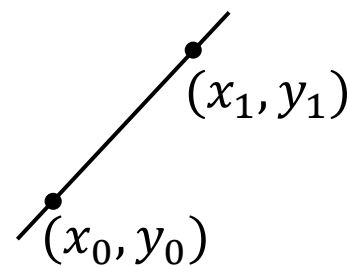
$$y = \frac{x-x_1}{x_0-x_1} y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0} y_1$$

- 插值多项式看成是基函数的线性组合  
“两点式”直线公式:

- 插值基函数  $l_k(x)$  特点: 1次多项式, 且

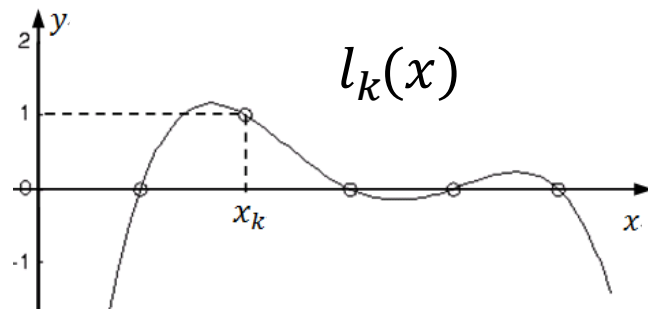
$$L_1(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x)$$

$$(k = 0, 1)$$



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

# Lagrange插值法



■ 推广到  $n > 1$  (求  $n$  次多项式  $L_n(x)$ )

□ 插值节点:  $x_0, x_1, \dots, x_n$ , 函数值:  $y_0, y_1, \dots, y_n$

Lagrange

插值函数

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k l_k(x), \text{ 基函数 } l_k(x) \in \mathbb{P}_n, \text{ 且 } l_k(x_i) = \begin{cases} 1, i = k \\ 0, i \neq k \end{cases}$$

□ 如何求  $l_k(x)$  ?

设  $l_k(x) = g \cdot (x - x_0) \cdots (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) \cdots (x - x_n)$

根据条件  $l_k(x_k) = 1$ , 确定  $g$  的值

$$\longrightarrow l_k(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)}$$

设  $\omega_{n+1}(x) = \prod_{j=0}^n (x - x_j)$

$$\text{则 } \omega'_{n+1}(x_k) = \prod_{j \neq k} (x_k - x_j) \longrightarrow L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k \frac{\omega_{n+1}(x)}{(x - x_k) \omega'_{n+1}(x_k)}$$

# Lagrange插值

## ■ Lagrange插值法

- **优点**: 公式结构对称、便于编程, 便于分析
- **缺点**: 增加或减少一个插值节点时, 公式变化较大, 计算函数值不方便

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

拉格朗日插值法得到的系数矩阵为单位矩阵, 不需要求解线性方程组, 但利用插值多项式求未知点处函数值时计算较复杂;

**例:** 设有3个数据点(-2, -27), (0, -1)和(1, 0), 用**Lagrange**插值基函数构造二次插值多项式

$$\begin{aligned} L_2(x) &= -27 \cdot \frac{x(x-1)}{-2 \cdot -3} + (-1) \cdot \frac{(x+2)(x-1)}{2 \cdot -1} \\ &= -\frac{9}{2}(x^2 - x) + \frac{1}{2}(x^2 + x - 2) \\ &= -4x^2 + 5x - 1 \end{aligned}$$

# Newton插值

## ■ Motivation

- 插值节点数目**逐渐增加**: 每增加一个节点, 插值多项式次数增1, 判断其准确度, 若不满意再增一个点...

## ■ 基本思想

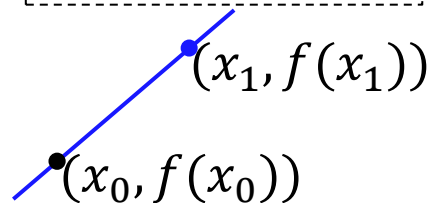
插值多项式

- 最简单情况: 一个插值点 $x_0$ , 函数值 $f(x_0)$

$$P_0(x) = f(x_0)$$

- 增加一节点 $x_1$ 及 $f(x_1)$ , 求 $P_1(x)$

“**点斜式**”直线公式:  $P_1(x) = f(x_0) + \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}(x - x_0)$



- 向高次多项式插值推广

n个插值节点:  $x_0, x_1, \dots, x_{n-1}$   $P_{n-1}(x)$   $\xrightarrow{\text{增加节点 } x_n}$   $P_n(x) = P_{n-1}(x) + \underbrace{c_n}_{\text{怎么算?}}(x - x_0) \cdots (x - x_{n-1})$

**牛顿插值公式:**  $N_n(x) = c_0 + c_1(x - x_0) + \cdots + c_n(x - x_0) \cdots (x - x_{n-1})$

# Newton插值

## ■ 差商 ( ~ Newton插值的系数)

□ **定义**: 函数 $f(x)$ 关于一系列互不相等点的 $k$ 阶差商  
关于 $x_i$ 的0阶差商:  $f[x_i] = f(x_i)$

关于 $x_0, x_i$ 的1阶差商:  $f[x_0, x_i] = \frac{f(x_i) - f(x_0)}{x_i - x_0}$

关于 $x_0, x_1, \dots, x_k$ 的 $k$ 阶差商:

(递归定义)  $f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f[x_0, \dots, x_{k-2}, x_k] - f[x_0, \dots, x_{k-2}, x_{k-1}]}{x_k - x_{k-1}}$

## ■ 差商的对称性

□  $f(x)$ 关于离散点 $x_0, x_1, \dots, x_k$ 的 $k$ 阶差商满足

$$f[x_0, \dots, x_k] = \sum_{j=0}^k \frac{f(x_j)}{\prod_{l=0, l \neq j}^k (x_j - x_l)} \longrightarrow \omega'_{k+1}(x_j)$$

□ 差商自变量顺序可任意  $f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \dots = f[x_k, \dots, x_1, x_0]$

# Newton插值

## ■ 差商与Newton插值系数

□ 差商的对称性:  $f[x_0, \dots, x_k]$

□ 如何计算Newton插值系数?

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

$$c_0 = f[x_0], \text{ 0阶差商; } N_1(x) = f[x_0] + c_1(x - x_0)$$

将  $N_1(x_1) = f(x_1)$  代入, 求  $c_1 \longrightarrow c_1 = f[x_0, x_1]$ , 1阶差商

$$N_2(x) = f[x_0] + f[x_0, x_1](x - x_0) + c_2(x - x_0)(x - x_1) \longrightarrow c_2 = f[x_0, x_1, x_2]$$

$$\dots, c_k = f[x_0, \dots, x_k], k = 0, 1, \dots, n$$

有  $k-1$  个节点相同

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

$$x_k - x_0$$

差商表

$x_k$	$f(x_k)$	1阶差商	2阶差商	3阶差商
$x_0$	$f(x_0)$			
$x_1$	$f(x_1)$	$f[x_0, x_1]$		
$x_2$	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$	
$x_3$	$f(x_3)$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$

**例:** 设有3个数据点(-2, -27), (0, -1)和(1, 0), 分别用牛顿插值法和拉格朗日插值法求二次多项式

- 先做牛顿插值, 构造差商表
- 写出插值多项式

$$\begin{aligned} N_2(x) &= -27 + 13(x+2) - 4(x+2)x \\ &= -4x^2 + 5x - 1 \end{aligned}$$

$x_k$	$f(x_k)$	1阶差商	2阶差商
-2	-27		
0	-1	13	
1	0	1	-4



# 多项式插值误差估计

## ■ Lagrange插值余项 $(R_n(x) \equiv f(x) - L_n(x))$

$f(x) \in C^n[a, b]$ ,  $n+1$ 阶导数存在, 则

$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x), \text{ 其中 } \xi \in (a, b), \text{ 且依赖于 } x$$

**证明:** 首先注意到 $R_n(x)$ 在 $n+1$ 个插值节点上的值为0

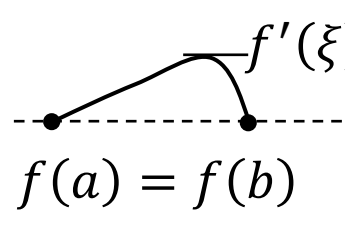
设 $R_n(x) = f(x) - L_n(x) = g(x)(x-x_0) \cdots (x-x_n) = g(x)\omega_{n+1}(x)$

为求 $g(x)$ , 做辅助函数 $\varphi(t) = f(t) - L_n(t) - g(x)(t-x_0) \cdots (t-x_n)$

考察 $\varphi(t) = 0$ 的根, 至少有 $n+2$ 个:  $t=x_i, (i=0, \dots, n), t=x$

考察 $\varphi'(t)$ 的零点, 至少有 $n+1$ 个互不相同的

**Rolle定理**


$$f'(xi) = 0 \implies \dots, \varphi^{(n+1)}(t) \text{ 至少有1个零点, 记为 } \xi$$
$$\varphi^{(n+1)}(\xi) = f^{(n+1)}(\xi) - g(x) \cdot (n+1)! = 0 \implies g(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$$

为 $f(x)$ 的插值多项式  
(插值节点 $x_0, x_1, \dots, x_n$ )

## ■ Newton插值余项 (多项式插值余项的另一种形式)

设  $x \in [a, b]$ ,  $x \neq x_0, \dots, x_n$

$$\begin{aligned}
 f(x) &= f(x_0) + f[x, x_0](x - x_0), \\
 f[x, x_0] &= f[x_0, x_1] + f[x, x_0, x_1](x - x_1), \\
 f[x, x_0, x_1] &= f[x_0, x_1, x_2] + f[x, x_0, x_1, x_2](x - x_2), \\
 &\dots \dots f[x_0, \dots, x_n](x - x_0) \cdots (x - x_{n-1}) + \dots
 \end{aligned}$$

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

$$\square f(x) = N_n(x) + \underbrace{f[x, x_0, \dots, x_n](x - x_0) \cdots (x - x_n)}_{\text{插值余项}}$$

$$\square \text{ 由于插值多项式的唯一性, } f[x, x_0, \dots, x_n] = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!},$$

$$\square \text{ Newton插值余项公式不要求 } f(x) \text{ 光滑 } \quad \xi \in (a, b)$$

但实际无法算


# Newton插值余项的应用

- (1) 当函数  $f(x)$  不够光滑,  $f^{(n+1)}(x)$  不存在时, 或  $f(x)$  本身的表达式未知时, 拉格朗日余项公式无意义, 此时用牛顿插值余项公式估计误差是一个可能的选择。
- (2) 牛顿插值余项的一个较实际的应用是, 根据差商大小判断插值阶数  $k$  是否合适 (若更高阶差商  $\approx 0$ ), 从而自动选一个不太大的阶数, 同时保证较高的精度。

**例(牛顿插值余项):** 表中给出一些离散点上的  $f(x)$  函数值, 求合适阶数的牛顿插值多项式, 由它计算  $f(0.596)$  的近似值, 并估计误差。

$x_k$	$f(x_k)$	1 阶差商	2 阶差商	3 阶差商	4 阶差商	5 阶差商
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>		
0.90	1.02652	1.38410	0.43348	0.21300	<u>0.03134</u>	
1.05	1.25382	1.51533	0.52493	0.22863	0.03126	-0.00012

5 阶差商的值非常接近 0, 故取 4 次插值多项式  $N_4(x)$  做近似, 得到


$$N_4(x) = 0.41075 + 1.116(x - 0.4) + 0.28(x - 0.4)(x - 0.55) + \\ 0.19733(x - 0.4)(x - 0.55)(x - 0.65) + \\ 0.03134(x - 0.4)(x - 0.55)(x - 0.65)(x - 0.8),$$

$$f(0.596) \approx N_4(0.596) = 0.63192。$$

对它估计截断误差,  $|R_4(x)| \approx |f[x_0, x_1, \dots, x_5]\omega_5(0.596)| \leqslant 3.63 \times 10^{-9}$

这说明截断误差很小,可忽略不计。□

# 多项式插值方法比较

## ■ 单项式基函数:

计算复杂, n较大时病态

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

$$\begin{bmatrix} 1 & x_0 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & \cdots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & \cdots & x_n^n \end{bmatrix}$$

## ■ Lagrange插值:

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

## ■ Newton插值:

$$\begin{aligned} \text{先计算差商表, } N_n(x) &= f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) \\ &+ \cdots + f[x_0, \dots, x_n](x - x_0) \cdots (x - x_{n-1}) \end{aligned}$$

便于动态增、减插值节点

**思考题:** 比较3种插值法计算未知点处函数值的计算量



# 分段多项式插值

# 高次多项式插值的问题

单个多项式的插值公式: 光滑性好、易于理论分析

## ■ 收敛性差

Runge现象: 并非插值多项式的次数 $n$ 越高, 就逼近得越好

$$f(x) = \frac{1}{1+x^2}, x \in [-5, 5]$$

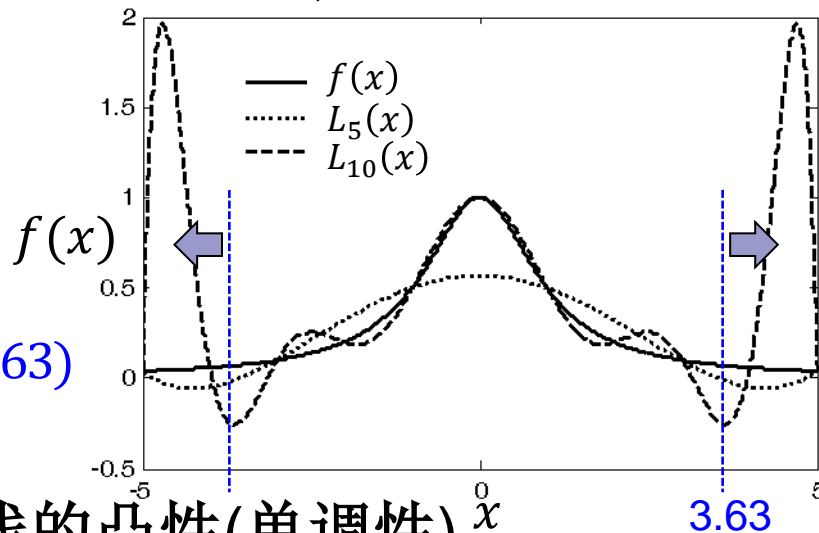
做等距节点插值,  $L_n(x)$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} L_n(x) \begin{cases} = f(x), |x| \leq c \\ \text{不收敛}, |x| > c \end{cases}, (c \approx 3.63)$$

## ■ 保凸性差

□ 有多余拐点(起伏), 违背曲线的凸性(单调性)

## ■ 数值稳定性差: 某个插值点函数值的误差影响整个区间



# 分段线性插值

## ■ 基本思想

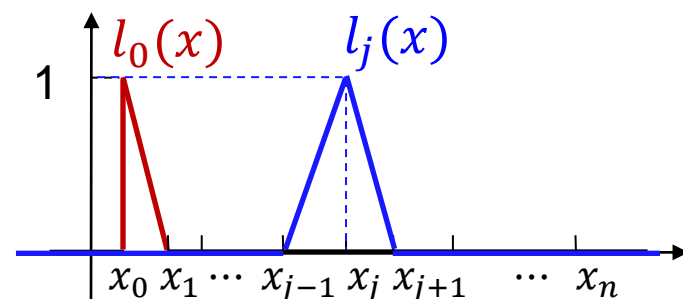
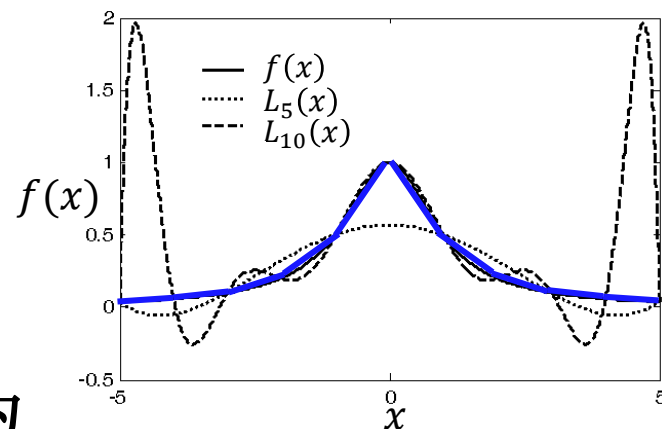
□ 插值数据点连成折线

□ 设  $x_0 < x_1 < \dots < x_n$ , 相应函数值为  $f_0, f_1, \dots, f_n$ , 则分段线性插值函数  $I_h(x)$  满足: 当  $x \in [x_j, x_{j+1}]$  时,  $I_h(x) = \frac{x - x_{j+1}}{x_j - x_{j+1}} f_j + \frac{x - x_j}{x_{j+1} - x_j} f_{j+1}$

## ■ 整体表达式 $I_h(x) = \sum_{j=0}^n f_j l_j(x)$

□ 基函数

$$l_j(x) = \begin{cases} \frac{x - x_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}, & x_{j-1} \leq x \leq x_j \text{ (} j=0 \text{ 时略去)} \\ \frac{x - x_{j+1}}{x_j - x_{j+1}}, & x_j \leq x \leq x_{j+1} \text{ (} j=n \text{ 时略去)} \\ 0, & x \notin [x_{j-1}, x_{j+1}] \end{cases}$$



$l_j(x)$  只在  $x_j$  附近非零  
(局部非零性质)



# 分段线性插值

- 分段线性插值函数  $I_h(x) = \sum_{j=0}^n f_j l_j(x)$ 
  - $I_h(x) \in C[a, b]$
  - 在每个小区间上是一次多项式  $\frac{f''(\xi)}{2}(x - x_j)(x - x_{j+1})$
  - 每个小区间内插值误差为Lagrange余项, 则
$$|f(x) - I_h(x)| \leq \frac{M_2}{2} \max_{x_j \leq x \leq x_{j+1}} |(x - x_j)(x - x_{j+1})| \leq \frac{M_2}{8} h^2$$
其中  $M_2 = \max_{a \leq x \leq b} |f''(x)|$   $h = \max_j (x_{j+1} - x_j)$
  - 分段线性插值的收敛性

**定理6.10:** 设  $f(x) \in C^2[a, b]$ , 则

$$\lim_{h \rightarrow 0} I_h(x) = f(x), \forall x \in [a, b], \text{ 其中 } h = \max_j (x_{j+1} - x_j)$$

**例** 对下列数据作分段线性插值, 并计算  $f(1.2), f(3.3)$ .

$x_i$	-3	-1	2	3	9
$f(x_i)$	12	5	1	6	12

**解**  $P(x) = p_i(x) = \frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}} f(x_i) + \frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i} f(x_{i+1}), x \in [x_i, x_{i+1}].$

由  $1.2 \in [-1, 2]$ , 有

$$P(1.2) = p_1(x) = \frac{1.2 - 2}{-1 - 2} \times 5 + \frac{1.2 + 1}{2 + 1} \times 1 = 2.0667$$

由  $3.3 \in [3, 9]$ , 有

$$P(3.3) = p_3(x) = \frac{3.3 - 9}{-6} \times 6 + \frac{3.3 - 3}{6} \times 12 = 6.3$$

# 分段埃尔米特(Hermite)插值

## ■ 整体Hermite插值

- 插值条件不仅包括函数值, 还包括导数值

$$P(x_i) = f(x_i), \quad P'(x_i) = f'(x_i)$$

- 常考虑插值条件中函数值与导数值个数相等的情况
- 在插值节点 $x_i$ , ( $i = 0, 1, \dots, n$ )上, 记 $f(x_i)$ 为 $f_i$ ,  $f'(x_i)$ 为 $f'_i$   
求插值多项式 $H(x)$ , 满足 $H(x_i) = f_i$ ,  $H'(x_i) = f'_i$
- 解的存在性与唯一性                      称为埃尔米特插值多项式

2n+2个条件, 确定次数不超过2n+1的多项式 $H_{2n+1}(x)$

- 类似于Lagrange插值的公式

$$H_{2n+1}(x) = \sum_{j=0}^n [f_j \alpha_j(x) + f'_j \beta_j(x)]$$

# 分段埃尔米特(Hermite)插值

■ 整体Hermite插值  $H_{2n+1}(x) = \sum_{j=0}^n [f_j \alpha_j(x) + f'_j \beta_j(x)]$

□ 基函数须满足如下要求

$$\alpha'_j(x_i) = 0$$

$$\alpha_j(x_i) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \quad \longrightarrow \quad \alpha_j(x) = [1 - 2(x - x_j)l'_j(x_j)]l_j^2(x)$$

其中  $l_j(x)$  为Lagrange插值基函数

$$\beta'_j(x_i) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \quad \longrightarrow \quad \beta_j(x) = (x - x_j)l_j^2(x)$$

$$\beta_j(x_i) = 0$$

函数  $\alpha_i(x)$  仅当  $x = x_i$  时值为 1, 对其他插值节点的函数值以及所有插值节点上的导数值均为 0,

函数  $\beta_i(x)$  仅当  $x = x_i$  时导数值为 1, 在其他插值节点上的导数值以及所有插值节点上的函数值均为 0。

# 分段埃尔米特(Hermite)插值

## ■ 两点三次埃尔米特插值多项式

即 $n=1$ 时的整体Hermite插值

设插值节点为 $x_k, x_{k+1}$ ,

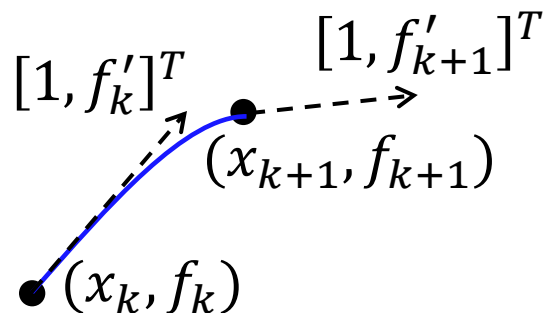
基函数:  $H_3(x) = f_k \tilde{\alpha}_k(x) + f_{k+1} \tilde{\alpha}_{k+1}(x) + f'_k \tilde{\beta}_k(x) + f'_{k+1} \tilde{\beta}_{k+1}(x)$

$$\tilde{\alpha}_k(x) = \left(1 + 2 \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}\right) \left(\frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}\right)^2$$

$$\tilde{\alpha}_{k+1}(x) = \left(1 + 2 \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}\right) \left(\frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}\right)^2$$

$$\tilde{\beta}_k(x) = (x - x_k) \left(\frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}\right)^2$$

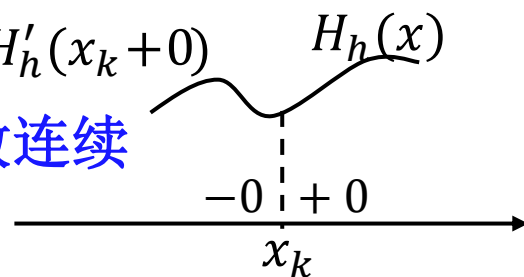
$$\tilde{\beta}_{k+1}(x) = (x - x_{k+1}) \left(\frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}\right)^2$$



类似于分段线性插值,  
可得分段三次埃尔米  
特插值 $H_h(x)$

$$H'_h(x_k - 0) = f'_k = H'_h(x_k + 0)$$

整体一阶导数连续



**例** 求次数小于等于 3 的多项式  $P(x)$ , 使其满足条件

$$P(0) = 0, P'(0) = 1, P(1) = 1, P'(1) = 2.$$

**【解】** 记  $x_0 = 0, x_1 = 1$ , 则  $f(x_0) = 0, f(x_1) = 1, f'(x_0) = 1, f'(x_1) = 2$ ,

由两点的埃尔米特插值公式  $P(x) = \alpha_0(x)f(x_0) + \alpha_1(x)f(x_1) + \beta_0(x)f'(x_0) + \beta_1(x)f'(x_1)$ ,

式中  $\alpha_0(x), \alpha_1(x), \beta_0(x), \beta_1(x)$  是埃尔米特插值基函数, 即

$$\alpha_0(x) = \left(1 - 2 \frac{x - x_0}{x_0 - x_1}\right) \left(\frac{x - x_1}{x_0 - x_1}\right)^2 = \left(1 - 2 \frac{x - 0}{0 - 1}\right) \left(\frac{x - 1}{0 - 1}\right)^2 = (1 + 2x)(x - 1)^2$$

$$\begin{aligned} \alpha_1(x) &= \left(1 + 2 \frac{x - x_1}{x_0 - x_1}\right) \left(\frac{x - x_0}{x_1 - x_0}\right)^2 = \left(1 + 2 \frac{x - 1}{0 - 1}\right) \left(\frac{x - 0}{1 - 0}\right)^2 = (1 + 2(1 - x))x^2 \\ &= x^2(3 - 2x) \end{aligned}$$

$$\beta_0(x) = (x - x_0) \left(\frac{x - x_1}{x_0 - x_1}\right)^2 = (x - 0) \left(\frac{x - 1}{0 - 1}\right)^2 = x(x - 1)^2$$

$$\beta_1(x) = (x - x_1) \left(\frac{x - x_0}{x_1 - x_0}\right)^2 = (x - 1) \left(\frac{x - 0}{1 - 0}\right)^2 = (x - 1)x^2$$

因此  $P(x) = x^2(3 - 2x) + x(x - 1)^2 + 2x^2(x - 1) = x^3 - x^2 + x$

# 分段埃尔米特(Hermite)插值

## ■ 分段三次埃尔米特插值

$x \in [x_k, x_{k+1}]$  时,  $H_h(x) = f_k \tilde{\alpha}_k(x) + f_{k+1} \tilde{\alpha}_{k+1}(x) + f'_k \tilde{\beta}_k(x) + f'_{k+1} \tilde{\beta}_{k+1}(x)$

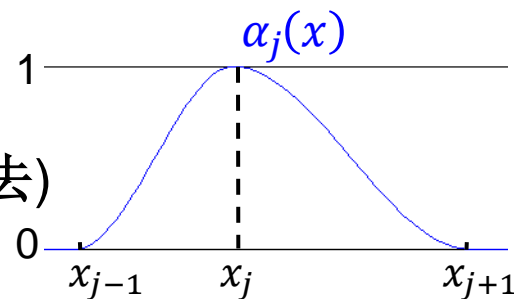
$\tilde{\alpha}_k(x), \tilde{\beta}_k(x)$  表示两点三次埃尔米特插值的两种基函数

$H_h(x)$  的整体公式  $H_h(x) = \sum_{j=0}^n [f_j \alpha_j(x) + f'_j \beta_j(x)]$

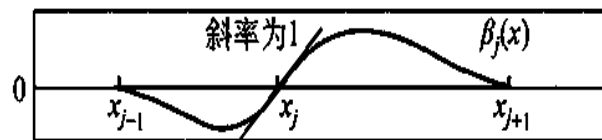
整体基函数  $\alpha_j(x) =$

$$\begin{cases} \left(1 + 2 \frac{x - x_j}{x_{j-1} - x_j}\right) \left(\frac{x - x_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}\right)^2, & x_{j-1} \leq x \leq x_j (j=0 \text{ 时略去}) \\ \left(1 + 2 \frac{x - x_j}{x_{j+1} - x_j}\right) \left(\frac{x - x_{j+1}}{x_j - x_{j+1}}\right)^2, & x_j \leq x \leq x_{j+1} (j=n \text{ 时略去}) \\ 0, & x \notin [x_{j-1}, x_{j+1}] \end{cases}$$

$\xrightarrow{\text{green arrow}} H_3^{(k)}(x)$



局部非零的性质



可证分段埃尔米特插值收敛

# 保形分段插值 (shape-preserving)

## ■ 基本思想

- 分段Hermite插值需插值节点上导数值, 不便提供
- 可用插值节点函数值**设定导数值**, 再做Hermite插值
- 得到曲线光滑, 且**保持与数据点一致的单调性(凸性)**

## ■ 节点处导数的设定

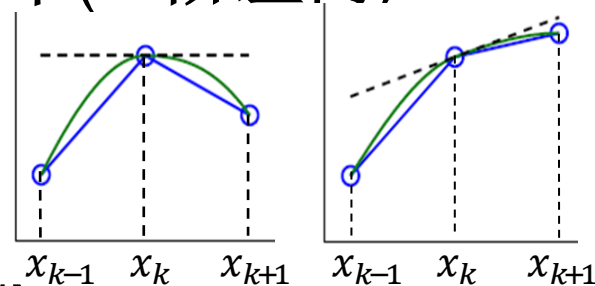
- 对插值节点 $x_k$ , 先计算两侧割线斜率(一阶差商)

$$d_{k-1} = \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}, \quad d_k = \frac{f(x_{k+1}) - f(x_k)}{x_{k+1} - x_k}$$

- 若 $d_{k-1}d_k \leq 0$ , 令 $f'_k = 0$

- 否则取加权调和平均,  $\frac{w_{k-1} + w_k}{f'_k} = \frac{w_{k-1}}{d_{k-1}} + \frac{w_k}{d_k}$

$$\text{权重 } w_{k-1} = h_{k-1} + 2h_k, \quad w_k = 2h_{k-1} + h_k$$



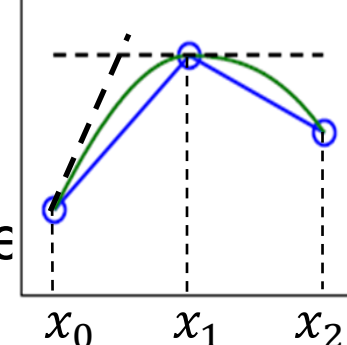
比算术/几何平均  
得到的曲线更平缓



# 保形分段插值 (shape-preserving)

## ■ 节点处导数的设定 (续)

- 对两端的插值节点,  $f'_0$  和  $f'_n$  的计算作类似的单侧分析
- 一旦设定了导数值, 用分段三次Hermite插值确定插值公式
- **Matlab函数pchip** (piecewise cubic Hermite interpolating polynomial)



Word/Power Point中的绘图按钮

# 三种分段低次插值小结

3种分段低次插值与高次多项式插值相比，具有如下优点：

- (1) 收敛性好，避免了类似龙格现象的发生。
- (2) 保凸性好，只使用了较低次数的多项式，因此曲线的拐弯比较少。
- (3) 稳定性好，分段低次插值的基函数都具有局部非零性质，若节点 $x_j$ 处的函数值或1阶导数值有扰动，它仅影响到局部小区间上的插值函数值，误差不会传播到其他部分。

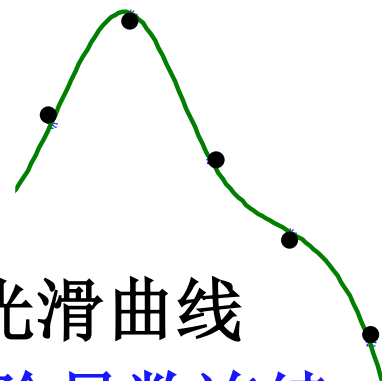


# 样条函数插值

# 三次样条插值

## ■ Motivation

- 前面介绍的分段插值二阶导数不连续
- 样条(spline)是早期工程师绘图所用的薄木条, 将它固定在一些给定点上得到光滑曲线
- 在物理上, 样条势能达到最小, 曲线必二阶导数连续



## ■ 三次样条插值函数

- **定义6.8:** 给定插值节点  $x_0, x_1, \dots, x_n \in [a, b]$ , 若函数  $S(x)$ 
  - 在每个小区间  $[x_j, x_{j+1}]$  上为三次多项式
  - 整体二阶导数连续则称  $S(x)$  为这些节点上的三次样条函数
- 若还满足  $S(x_j) = f(x_j)$ , 则  $S(x)$  为  $f(x)$  的三次样条插值函数

# 三次样条插值

## ■ 如何确定 $S(x)$ ?

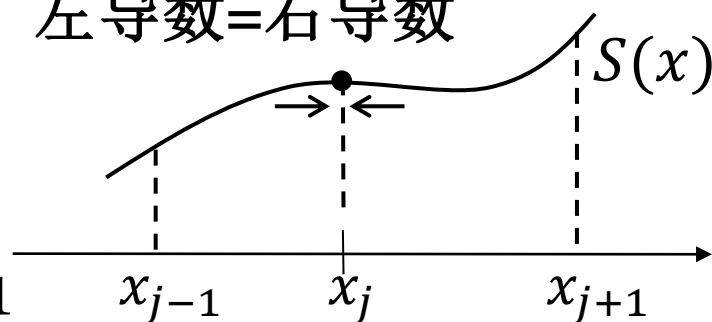
$$S(x) = \begin{cases} s_0(x), & x \in [x_0, x_1] \\ s_1(x), & x \in [x_1, x_2] \\ \vdots \\ s_{n-1}(x), & x \in [x_{n-1}, x_n] \end{cases}$$

其中 $s_j(x)$ 为三次多项式, 且

$$s_j(x_j) = f_j, s_j(x_{j+1}) = f_{j+1}$$

$$j = 0, 1, \dots, n-1$$

左导数=右导数



$$S(x) \in C^2[a, b] \longrightarrow \begin{cases} s'_{j-1}(x_j) = s'_j(x_j) \\ s''_{j-1}(x_j) = s''_j(x_j) \end{cases}$$
$$j = 1, 2, \dots, n-1$$

每个 $s_j(x)$ 为三次多项式, 有4个待定系数, 所以共有 $4n$ 个待定系数, 故需 $4n$ 个方程才能确定. 前面已经得到 $2n+2(n-1) = 4n-2$ 个方程, 还缺2个方程!

# 三次样条插值

## ■ 确定 $S(x)$ 的额外条件

- 第1种边界条件: 给定函数在端点处的一阶导数

$$S'(x_0) = f'_0, S'(x_n) = f'_n$$

- 第2种边界条件: 给定函数在端点处的二阶导数

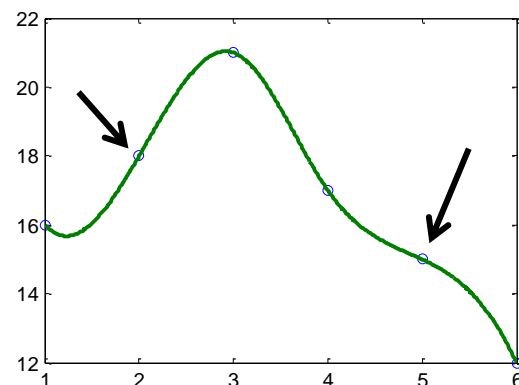
$$S''(x_0) = f''_0, S''(x_n) = f''_n \quad (\text{若 } f''_0 = f''_n = 0, \text{ 自然样条插值})$$

- 第3种边界条件: 设 $f(x)$ 是以 $x_n - x_0$ 为周期的周期函数

$$S'(x_0) = S'(x_n), S''(x_0) = S''(x_n)$$

(一般应要求 $f_0 = f_n$ )

- 第4种边界条件: 设起始、结束的两个小区间上都为统一的三次多项式  
(not-a-knot条件, Matlab中spline函数)



# 三次样条插值

## ■ 三次样条插值函数的构造

①以节点一阶导数为参数列分段Hermite公式, 再定参数

②以节点二阶导数为参数, 根据插值条件确定它们

介绍第②种方法, 设 $S''(x_j) = M_j, (j = 0, \dots, n)$

小区间 $[x_j, x_{j+1}]$ 上  
 $S''(x)$ 为一次多项式  $S''(x) = M_j \left( \frac{x - x_{j+1}}{x_j - x_{j+1}} \right) + M_{j+1} \left( \frac{x - x_j}{x_{j+1} - x_j} \right)$

做两次积分, 得  $= M_j \left( \frac{x_{j+1} - x}{h_j} \right) + M_{j+1} \left( \frac{x - x_j}{h_j} \right)$

$$S(x) = -\frac{M_j}{6h_j} (x - x_{j+1})^3 + \frac{M_{j+1}}{6h_j} (x - x_j)^3 + a_j x + b_j$$

利用 $S(x_j) = f_j, S(x_{j+1}) = f_{j+1}$ , 确定 $a_j, b_j$ 的值

# 三次样条插值

## ■ 三次样条插值函数的构造

$$S(x) = M_j \frac{(x_{j+1} - x)^3}{6h_j} + M_{j+1} \frac{(x - x_j)^3}{6h_j} + \left(f_j - \frac{M_j h_j^2}{6}\right) \frac{x_{j+1} - x}{h_j} + \left(f_{j+1} - \frac{M_{j+1} h_j^2}{6}\right) \frac{x - x_j}{h_j}$$

在上述构造过程中, 满足了节点上函数值、  
以及二阶导数连续的插值要求

$$x \in [x_j, x_{j+1}]$$

利用节点处一阶导数连续、及边界条件确定 $M_j$ 的值

$$S'(x) = -M_j \frac{(x_{j+1} - x)^2}{2h_j} + M_{j+1} \frac{(x - x_j)^2}{2h_j} + \frac{f_{j+1} - f_j}{h_j} - \frac{M_{j+1} - M_j}{6} h_j, x \in [x_j, x_{j+1}]$$

$$\text{令 } x = x_j, S'(x_j + 0) = -\frac{h_j}{3} M_j - \frac{h_j}{6} M_{j+1} + \frac{f_{j+1} - f_j}{h_j} \quad \begin{matrix} \text{=} \\ \text{=} \end{matrix} \quad \begin{matrix} M_{j-1}, M_j, M_{j+1} \text{ 满} \\ \text{足} \end{matrix} \quad \begin{matrix} \text{的} \\ \text{方} \\ \text{程} \end{matrix}$$

$$j \rightarrow j-1, \text{再令 } x = x_j, S'(x_j - 0) = \frac{h_{j-1}}{3} M_j + \frac{h_{j-1}}{6} M_{j-1} + \frac{f_j - f_{j-1}}{h_{j-1}}$$



# 三次样条插值

## ■ 三次样条插值函数的构造

□ 根据节点 $x_j$ 上一阶导数连续, 得 $n-1$ 个方程

$$\mu_j M_{j-1} + 2M_j + \lambda_j M_{j+1} = d_j, (j = 1, \dots, n-1) \quad \mu_j + \lambda_j = 1$$

□ 第1种边界条件:  $S'(x_0) = f'_0, S'(x_n) = f'_n$  (2个方程)

$$2M_0 + M_1 = \frac{6}{h_0} \left( \frac{f_1 - f_0}{h_0} - f'_0 \right) \quad \dots \quad \text{未知量为位移的二阶导数, 在力学上的意义为“弯矩”}$$

完整的 $(n+1) \times (n+1)$

线性方程组  
 (“三弯矩”方程)

严格对角占优阵

三对角阵

解存在、且唯一

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & & & \\ \mu_1 & 2 & \lambda_1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \mu_{n-1} & 2 & \lambda_{n-1} \\ & & & 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} M_0 \\ M_1 \\ \vdots \\ M_{n-1} \\ M_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_0 \\ d_1 \\ \vdots \\ d_{n-1} \\ d_n \end{bmatrix}$$

# 三次样条插值

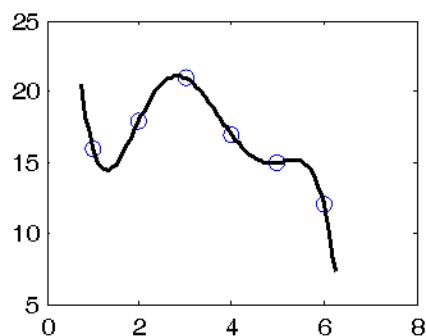
## ■ 三次样条插值函数的构造

- 对于第2~4种边界条件, 构造出类似的“三弯矩”方程
- 解出 $M_j, (j=0, \dots, n)$ , 代入公式得三次样条插值函数
- 解 $n$ 阶三对角线性方程组, 计算量 $\ll$ 解 $4n$ 阶的方程组 (完全的待定系数法)
- 收敛性、稳定性、保凸性、光滑性好

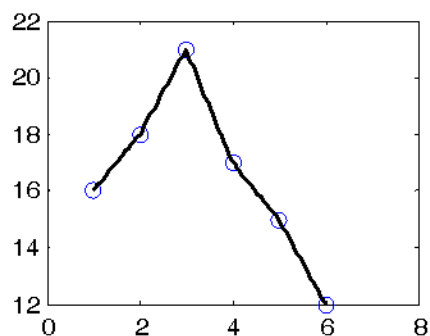
## 例6.12:与其他插值比较

有 6 个插值节点  $x_i = i + 1 (i = 0, 1, \dots, 5)$ , 对应的函数值为

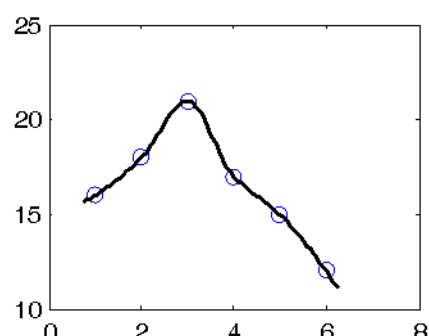
$$f(x_0) = 16, f(x_1) = 18, f(x_2) = 21, f(x_3) = 17, f(x_4) = 15, f(x_5) = 12$$



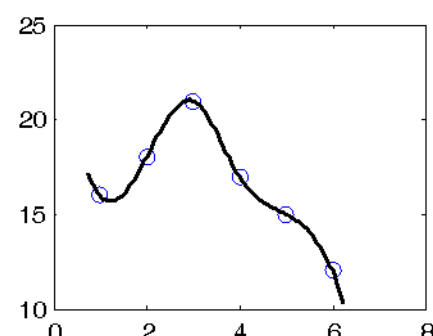
多项式插值



分段线性插值



保形分段插值



三次样条插值

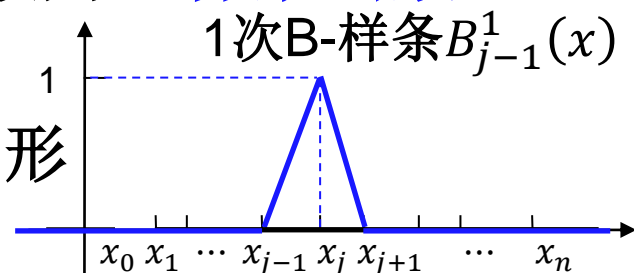
“样条”光滑性好

“保形”更反映数据趋势, 且计算简单

# 样条插值及其他

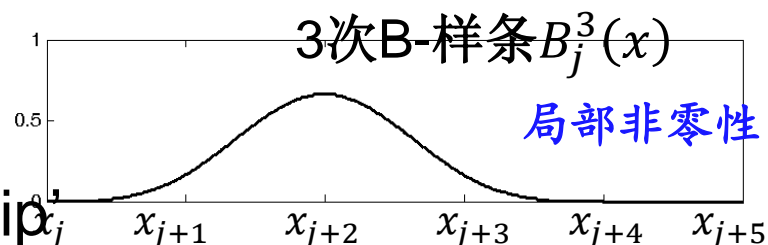
## ■ B-样条函数

- 有 $k-1$ 阶连续导数的分段 $k$ 次多项式为 **$k$ 次样条函数**
- 可写成基函数的线性组合, 基函数为**B-样条函数**
- 1次样条函数为分段线性函数
- B-样条基函数应用广泛(计算机图形学, 几何建模, 数值求解微分方程)



## ■ Matlab命令

- $y_i = \text{interp1}(x, y, x_i, \text{method})$
- 'nearest', 'linear', 'spline', 'pchip'
- interp2, interp3, pchip, spline, “**Spline toolbox**”



二、三维数据的插值

多个函数, 含各种边界条件的处理