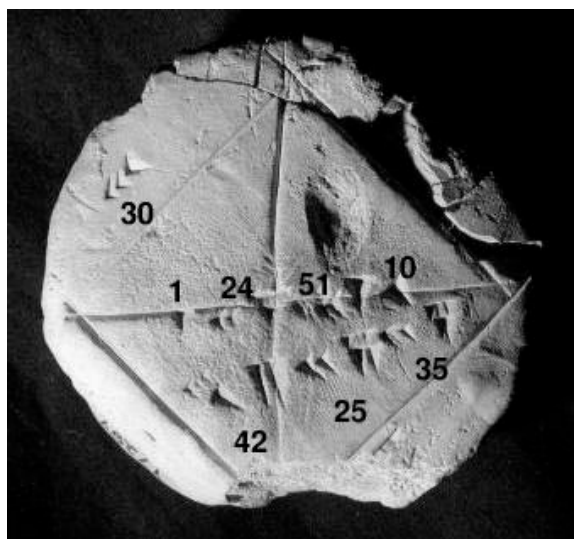


计算方法 (A)



童伟华 管理科研楼1205室

E-mail: tongwh@ustc.edu.cn

中国科学技术大学 数学科学学院

<http://math.ustc.edu.cn/>





第一章 插值

函数逼近问题



- 给定未知函数 $f(x)$ 的若干采样点: $\{(x_i, f(x_i))\}_{i=0}^n$, 构造函数 $\varphi(x)$ 使得

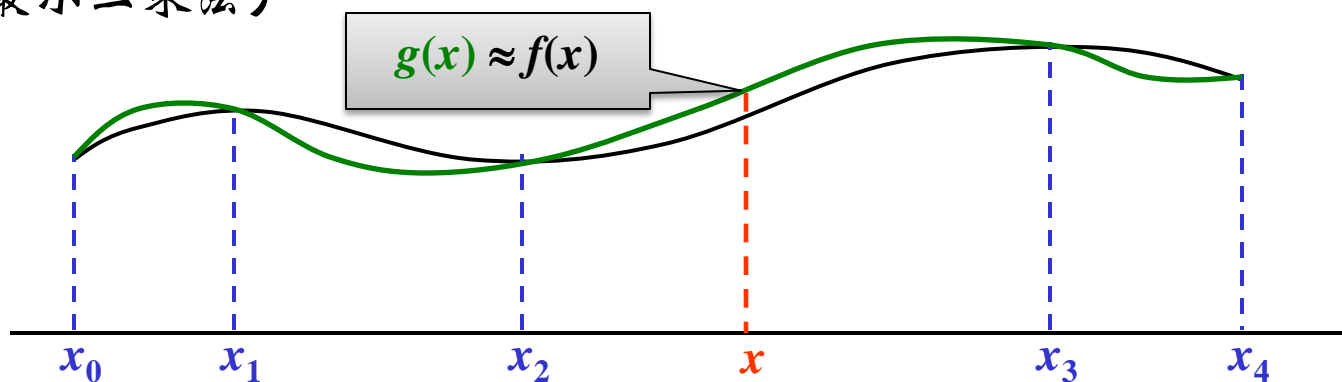
$$\varphi(x_i) = f(x_i), i = 0, 1, \dots, n.$$

或者要求满足某种范数意义下的最小化

$$\min \|\varphi(x) - f(x)\|_p$$

- 函数逼近的常用方法

- 插值
- 均方逼近 (最小二乘法)
- 一致逼近



插值问题



- 定义: $f(x)$ 为定义在区间 $[a, b]$ 上的函数, x_0, x_1, \dots, x_n 为 $[a, b]$ 上 $n+1$ 个互不相同的点, Φ 为给定的某一函数类。若 Φ 上有函数 $\varphi(x)$ 满足:

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

则称 $\varphi(x)$ 为 $f(x)$ 关于节点 x_0, x_1, \dots, x_n 的插值函数

- 称 x_0, x_1, \dots, x_n 为插值节点
- 称 $(x_i, f(x_i))$ 为插值型值点
- 称 $f(x)$ 为被插函数

插值问题



■ 主要问题

- 插值函数类 Φ 如何选取?
- 插值函数 $\varphi(x)$ 是否存在?
- 插值函数 $\varphi(x)$ 是否唯一?
- 被插值函数 $f(x)$ 与插值函数 $\varphi(x)$ 之间误差如何估计?

插值问题



- 设 $\varphi(x) = a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + \cdots + a_m\varphi_m(x)$, 则
$$f(x_i) = \varphi(x_i) = a_0\varphi_0(x_i) + a_1\varphi_1(x_i) + \cdots + a_m\varphi_m(x_i), \quad i = 0, 1, \dots, n$$
- $n+1$ 个方程, $m+1$ 个未知量的线性方程组
- 当且仅当 $m = n$, $\det(A) \neq 0$, 方程组解存在且唯一

插值问题



- **(存在唯一性定理)** 设 $\{x_i\}_{i=0}^n$ 为 $n+1$ 个互不相等的节点, $\Phi = \text{span}\{\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n\}$ 为 $n+1$ 维线性空间, 则插值函数 $\varphi(x)$ 存在唯一, 当且仅当

$$\begin{vmatrix} \varphi_0(x_0) & \varphi_1(x_0) & \cdots & \varphi_n(x_0) \\ \varphi_0(x_1) & \varphi_1(x_1) & \cdots & \varphi_n(x_1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \varphi_0(x_n) & \varphi_1(x_n) & \cdots & \varphi_n(x_n) \end{vmatrix} \neq 0$$

多项式插值的Lagrange形式

- 取 $\Phi = P_n(x) = \text{span}\{1, x, x^2, \dots, x^n\}$, 有

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

- 插值问题的解存在且唯一

Vandermonde行列式

病态矩阵，不适于直接求解

多项式插值的Lagrange形式



- 如何选取 $\Phi = P_n(x) = \text{span}\{1, x, x^2, \dots, x^n\}$ 的另一组基, 使得插值问题便于求解?
- Lagrange基函数 $\{l_i(x)\}_{i=0}^n \subseteq P_n(x)$ 满足

$$l_i(x_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}, \quad \forall i, j = 0, 1, \dots, n$$

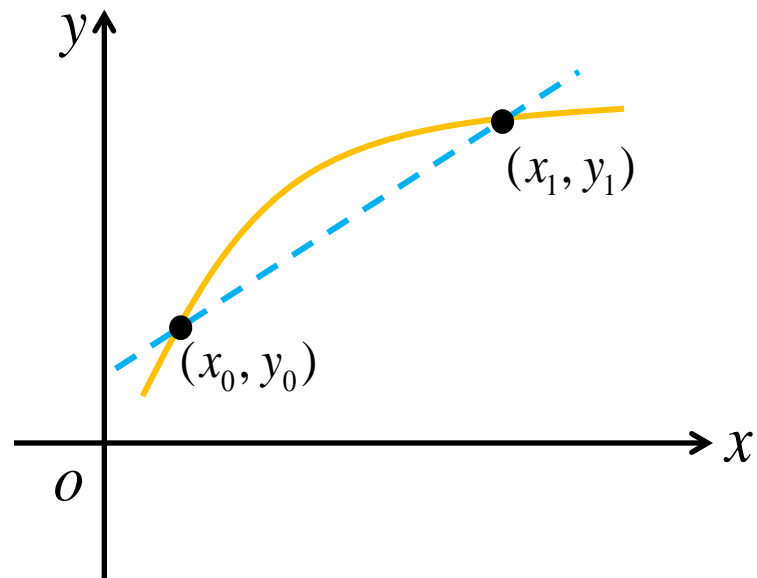
多项式插值的Lagrange形式



■ 线性插值公式

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

$$L_1(x) = f(x_0)l_0(x) + f(x_1)l_1(x)$$



多项式插值的Lagrange形式



- (误差估计) 设 $L_1(x)$ 为以 $(x_0, f(x_0)), (x_1, f(x_1))$ 为插值点的插值函数, $x_0, x_1 \in [a, b]$, $x_0 \neq x_1$. 设 $f(x)$ 一阶连续可导, $f''(x)$ 在 (a, b) 上存在, 则对任意给定的 $x \in [a, b]$, 至少存在一点 $\xi_x \in (a, b)$, 使得

$$R_1(x) = f(x) - L_1(x) = \frac{f''(\xi_x)}{2!} (x - x_0)(x - x_1), \quad \xi_x \in (a, b)$$

多项式插值的Lagrange形式



■ 二次插值公式

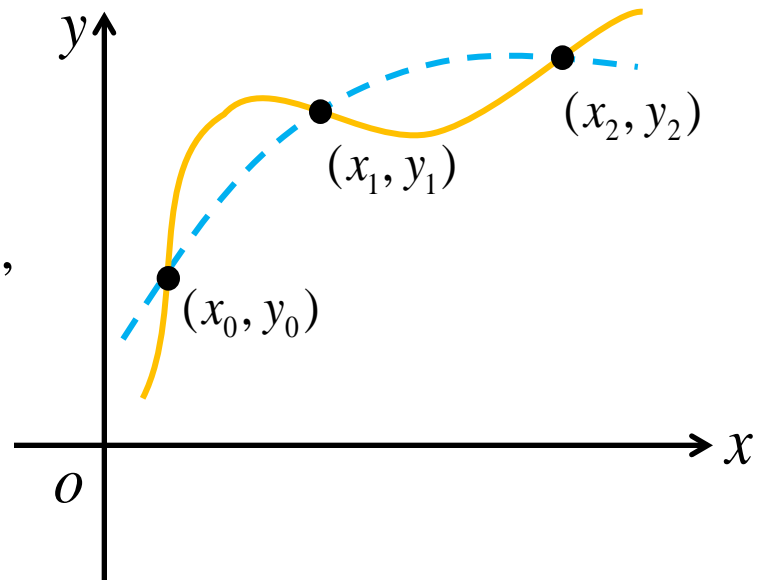
$$l_0(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)}, \quad l_1(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)}, \quad l_2(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)}$$

$$L_2(x) = f(x_0)l_0(x) + f(x_1)l_1(x) + f(x_2)l_2(x)$$

■ 误差估计公式

$$\begin{aligned} R_2(x) &= f(x) - L_2(x) \\ &= \frac{f^{(3)}(\xi_x)}{3!} (x-x_0)(x-x_1)(x-x_2), \end{aligned}$$

其中 $\xi_x \in (a, b)$



多项式插值的Lagrange形式



■ n次插值公式

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

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

截断误差，亦称插值余项

■ 误差估计公式

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x-x_i), \quad f(x) \in C^{n+1}[a,b], \quad \xi_x \in (a,b)$$

■ 误差界估计：若 $|f^{(n+1)}(x)| \leq M, x \in [a,b]$ ，则

$$|R_n(x)| \leq \frac{M}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x-x_i)$$

多项式插值的Lagrange形式



■ 取函数 $f(x) = x^k$, $k = 0, 1, \dots, n$ 和插值节点 x_0, x_1, \dots, x_n , 则Lagrange插值多项式就是其本身

■ 性质:

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

多项式插值的Lagrange形式



- 存在问题：若 $f(x)$ 是未知的，误差估计的理论公式，无法用于实际的计算！
- 后验误差估计：增加一个插值节点 x_{n+1}

$$f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_1)}{(n+1)!} (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n),$$

$$f(x) - \tilde{L}_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_2)}{(n+1)!} (x - x_1)(x - x_2) \cdots (x - x_{n+1}),$$

$$\Rightarrow f(x) - L_n(x) \approx \frac{x - x_0}{x_0 - x_{n+1}} (L_n(x) - \tilde{L}_n(x))$$

多项式插值的Lagrange形式



■ Lagrange插值多项式算法

Algorithm 1 Lagrange Interpolation

Input:

$n, \{(x_i, y_i)\}_{i=0}^n, x;$

1: $L_n(x) \leftarrow 0;$

2: for $i = 0$ to n do

3: $l_i(x) \leftarrow 1;$

4: for $j = 0$ to n do

5: if $j \neq i$ then

6: $l_i(x) \leftarrow l_i(x) * (x - x_j) / (x_i - x_j);$

7: end if

8: end for

9: $L_n(x) \leftarrow L_n(x) + l_i(x) * y_i;$

10: end for

Output:

$L_n(x);$

多项式插值的Newton形式

- Lagrange插值: $\{l_i(x)\}_{i=0}^n$
- Newton插值: $\left\{1, (x-x_0), (x-x_0)(x-x_1), \dots, \prod_{i=0}^{n-1} (x-x_i)\right\}$
- 承袭性: $N_{n+1}(x) = N_n(x) + q_{n+1}(x) \in P^{n+1}$
- 差商定义

- 一阶差商

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

- k 阶差商

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_k] - f[x_0, x_1, \dots, x_{k-1}]}{x_k - x_0}$$

无承袭性

多项式插值的Newton形式



■ 差商的性质

1. k 阶差商 $f[x_0, x_1, \dots, x_k]$ 是由函数值 $f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_k)$ 的线性组合而成, 即

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \sum_{i=0}^k \frac{1}{(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_k)} f(x_i)$$

2. 若 i_0, i_1, \dots, i_k 为 $0, 1, \dots, k$ 的任一排列, 则

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = f[x_{i_0}, x_{i_1}, \dots, x_{i_k}]$$

3. 若 $f(x)$ 为 m 次多项式, 则 $f[x_0, x_1, \dots, x_{k-1}, x]$ 为 $m-k$ 次多项式

4. 若多项式 $p(x) \in P_n(x)$ 插值于 $f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_n)$, 则

$f[x_0, x_1, \dots, x_n]$ 等于 $p(x)$ 最高次项 x^n 的系数

多项式插值的Newton形式



■ Newton插值构造

1. 构造差商表

i	x_i	$f(x_i)$	1	2	3	...	n
0	x_0	$f(x_0)$					
1	x_1	$f(x_1)$	$f[x_0, x_1]$				
2	x_2	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$			
3	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	\vdots		
n	x_n	$f(x_n)$	$f[x_{n-1}, x_n]$	$f[x_{n-2}, x_{n-1}, x_n]$	$f[x_{n-3}, x_{n-2}, x_{n-1}, x_n]$...	$f[x_0, x_1, \dots, x_n]$

2. 构造插值多项式

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

多项式插值的Newton形式



■ Newton插值的误差估计

$$R(x) = f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \prod_{i=0}^n (x - x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

其中 $f(x) \in C^{n+1}[a, b]$, $\xi_x \in (a, b)$

■ (差商与导数之间的关系) 设 $f(x) \in C^n[a, b]$, $x_0, x_1, \dots, x_n \in [a, b]$ 是互不相等的点, 则存在 $\xi \in (a, b)$ 使得

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

多项式插值的Newton形式



■ Newton插值多项式算法

Algorithm 2 Newton Interpolation

Input:

$n, \{(x_i, f(x_i))\}_{i=0}^n, x;$
1: **for** $i = 0$ to n **do**
2: $d_i \leftarrow f(x_i);$
3: **end for**
4: **for** $j = 1$ to n **do**
5: **for** $i = n$ to j step -1 **do**
6: $d_i \leftarrow (d_i - d_{i-1}) / (x_i - x_{i-j});$
7: **end for**
8: **end for**
9: $N_n(x) \leftarrow d_n;$
10: **for** $i = n - 1$ to 1 step -1 **do**
11: $N_n(x) \leftarrow (x - x_i) * N_n(x) + d_i;$
12: **end for**

Output:

$N_n(x);$

Hermite插值



- 在构造插值函数时，如果不仅要求在插值多项式节点的函数值与被插函数的函数值相等，还要求在节点处插值函数与被插函数的一阶或高阶导数的值也相等，这类插值称为Hermite插值
- 定义：设 $f(x)$ 是具有一阶连续导数的函数，给定 $n+1$ 个互不相等的插值节点 x_0, x_1, \dots, x_n 。若存在至多为 $2n+1$ 次的多项式函数 $H_{2n+1}(x)$ 满足：

$$\begin{cases} H_{2n+1}(x_i) = f(x_i) \\ H'_{2n+1}(x_i) = f'(x_i) \end{cases}, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

则称 $H_{2n+1}(x)$ 为 $f(x)$ 关于节点 x_0, x_1, \dots, x_n 的Hermite插值多项式

Hermite插值



- 问题：给定 $f(x_0) = y_0, f(x_1) = y_1, f'(x_0) = m_0, f'(x_1) = m_1, x_0 \neq x_1$ ，如何构造满足插值条件的Hermite插值多项式？
- 利用多项式插值定理，满足插值条件的三次多项式存在且唯一
- 类似于Lagrange基函数表示形式

$$H_3(x) = h_0(x)y_0 + h_1(x)y_1 + g_0(x)m_0 + g_1(x)m_1$$

满足条件：

$$\begin{cases} h_0(x_0) = 1, h_1(x_0) = 0, g_0(x_0) = 0, g_1(x_0) = 0 \\ h_0(x_1) = 0, h_1(x_1) = 1, g_0(x_1) = 0, g_1(x_1) = 0 \\ h'_0(x_0) = 0, h'_1(x_0) = 0, g'_0(x_0) = 1, g'_1(x_0) = 0 \\ h'_0(x_1) = 0, h'_1(x_1) = 0, g'_0(x_1) = 0, g'_1(x_1) = 1 \end{cases}$$

■ 三次Hermite插值多项式基函数

$$\left\{ \begin{array}{l} h_0(x) = \left(1 - 2 \frac{x - x_0}{x_0 - x_1} \right) \left(\frac{x - x_1}{x_0 - x_1} \right)^2 \\ h_1(x) = \left(1 - 2 \frac{x - x_1}{x_1 - x_0} \right) \left(\frac{x - x_0}{x_1 - x_0} \right)^2 \\ g_0(x) = (x - x_0) l_0^2(x) \\ g_1(x) = (x - x_1) l_1^2(x) \end{array} \right.$$

■ 误差估计公式：当 $f(x) \in C^4[a, b]$ 时，有

$$R(x) = f(x) - H_3(x) = \frac{f^{(4)}(\xi_x)}{4!} (x - x_0)^2 (x - x_1)^2, \quad \xi_x \in (a, b)$$

Hermite插值



- 问题：给定 $n+1$ 个插值节点 x_0, x_1, \dots, x_n ，如何构造 $2n+1$ 次Hermite插值多项式？

- $2n+1$ 次Hermite插值多项式

$$H_{2n+1}(x) = \sum_{i=0}^n h_i(x) f(x_i) + \sum_{i=0}^n g_i(x) f'(x_i), \quad h_i(x), g_i(x) \in P_{2n+1}(x)$$

满足条件

$$\begin{cases} h_i(x_j) = \delta_{ij}, & \begin{cases} g_i(x_j) = 0 \\ h_i'(x_j) = 0, \end{cases} & \begin{cases} g_i'(x_j) = \delta_{ij} \end{cases} \end{cases} \longrightarrow \begin{cases} h_i(x) = \left(1 - 2(x - x_i) \sum_{j \neq i} \frac{1}{x_i - x_j} \right) l_i^2(x) \\ g_i(x) = (x - x_i) l_i^2(x) \end{cases}$$

- 误差估计公式：当 $f(x) \in C^{2n+2}[a, b]$ 时，有

$$R(x) = f(x) - H_{2n+1}(x) = \frac{f^{(2n+2)}(\xi_x)}{(2n+2)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i)^2, \quad \xi_x \in (a, b)$$

Hermite插值



- 问题：是否可以利用Newton插值多项式？
- 给定插值点的函数值和一阶导数值 $\{(x_i, f(x_i), f'(x_i))\}_{i=0}^n$ ，定义序列 $z_{2i} = z_{2i+1} = x_i, i = 0, 1, \dots, n$ ，在计算差商表时，用 $f'(x_0), f'(x_1), \dots, f'(x_n)$ 分别代替 $f[z_0, z_1], f[z_2, z_3], \dots, f[z_{2n}, z_{2n+1}]$ ，其余不变，则得到差商型的Hermite插值多项式：

$$H_{2n+1}(x) = f[z_0] + \sum_{k=1}^{2n+1} f[z_0, z_1, \dots, z_k](x - z_0)(x - z_1) \cdots (x - z_{k-1})$$

- 误差估计公式保持不变

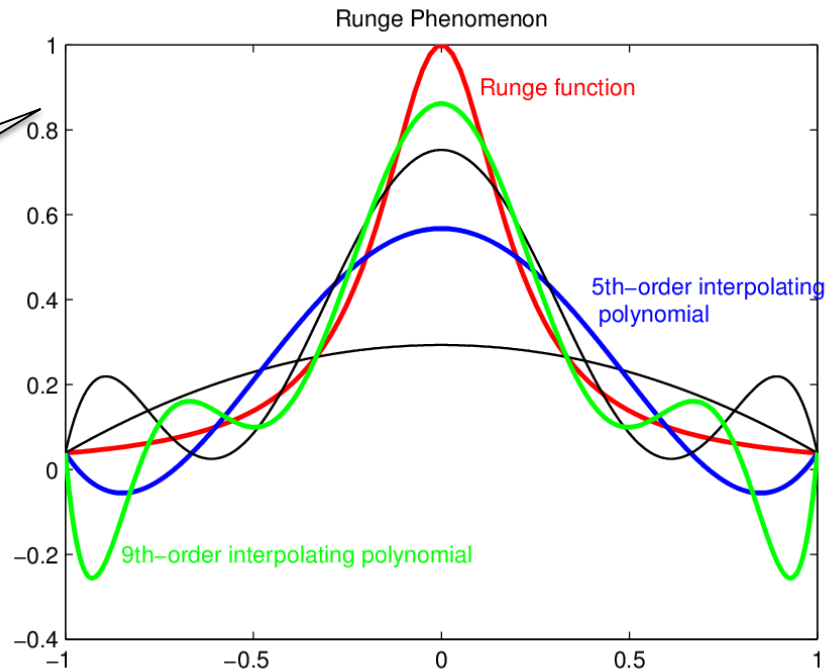
分段插值



- 在构造插值多项式时，是否多取插值点比少取插值点效果好？
- Runge现象：插值多项式在插值区间内发生剧烈震荡的现象称为Runge现象
- 例子：采用等距节点构造Lagrange插值多项式

$$f(x) = \frac{1}{1+25x^2}, x \in [-1,1]$$

等距高次插值，数值稳定性差，本身是病态的



分段插值



- (Faber法贝尔) 对每个 n , 设在区间 $[a, b]$ 中指定一组 $n+1$ 个相异的节点 $\xi_0^{(n)}, \xi_1^{(n)}, \dots, \xi_n^{(n)}$. 以 $L_n f$ 表示在给定节点上对函数 f 插值的次数 $\leq n$ 的多项式. 则对某个 $f \in C[a, b]$, $\|L_n f - f\|$ 无界
- (Weierstrass逼近定理) 设 $f(x) \in C[a, b]$, 则对任意 $\varepsilon > 0$, 都存在一个多项式 $p(x)$, 使得 $\|f - p\| < \varepsilon$
- 高次多项式不稳定, 计算代价高: 分段低次多项式

分段插值



- (分段线性插值) 对给定的区间 $[a, b]$ 作分割

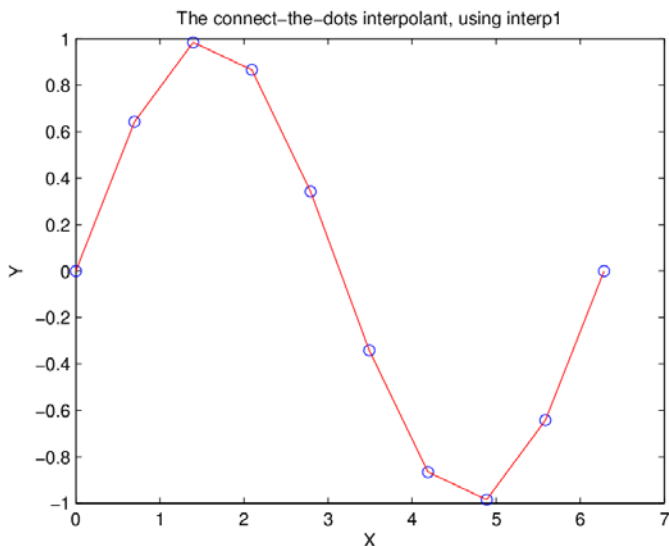
$$a = x_0 < x_1 < \cdots < x_n = b$$

在每个小区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上作 $f(x)$ 以 x_i, x_{i+1} 为节点的线性插值 $p_i(x)$, 则

$$p(x)|_{[x_i, x_{i+1}]} = p_i(x) = \frac{x_{i+1} - x}{x_{i+1} - x_i} f(x_i) + \frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i} f(x_{i+1}), \quad x_i \leq x \leq x_{i+1}$$

- 误差估计公式: 在每个小区间上分别利用插值多项式误差估计公式

- (收敛性) 若 $f(x) \in C^2[a, b]$, 则
当区间分割加密时, 分段线性插值收敛于 $f(x)$



样条函数

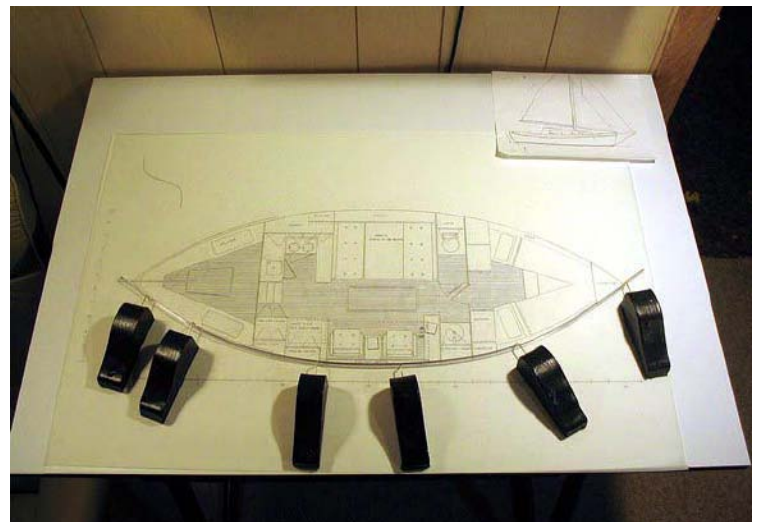
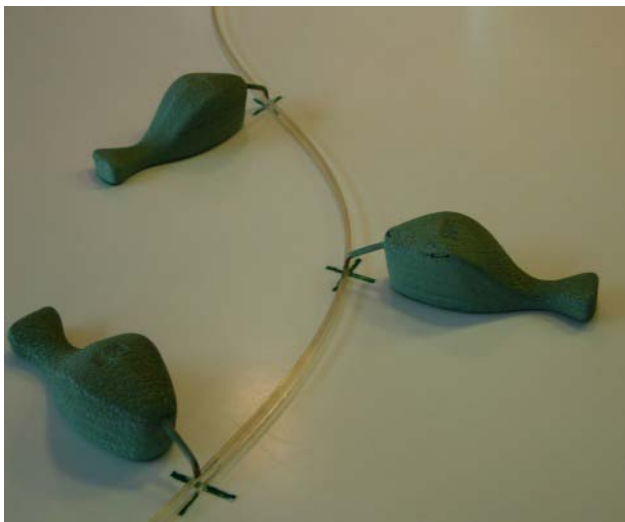


■ 样条起源于船体的外形设计

■ 样条函数的特征：

- 分片表示
- 满足一定的整体连续性约束

■ 在计算机辅助几何设计、计算机图形学、科学计算领域被广泛使用



三次样条插值

- 分段线性插值，收敛性好，但光滑性不够理想
 - 三次样条函数：分段三次多项式，整体二阶连续导数
 - 定义：给定区间 $[a, b]$ 上 $n+1$ 个节点 $a = x_0 < x_1 < \cdots < x_n = b$ 和这些节点上的函数值 $\{y_i = f(x_i)\}_{i=0}^n$ 。若分段函数 $S(x)$ 满足
 - 插值条件： $S(x_i) = y_i, i = 0, 1, \dots, n$
 - 分段表示： $S(x)|_{[x_i, x_{i+1}]} = S_i(x) = a_i x^3 + b_i x^2 + c_i x + d_i, x \in [x_i, x_{i+1}], i = 0, 1, \dots, n-1$
 - 二阶导数连续： $S(x) \in C^2[a, b]$
- 则称 $S(x)$ 为 $f(x)$ 关于剖分 $a = x_0 < x_1 < \cdots < x_n = b$ 的三次样条插值函数，称 x_0, x_1, \dots, x_n 为样条结点
- 确定 $S(x)$ 需要 $4n$ 个条件，插值条件提供 $n+1$ 个条件，二阶连续可导提供 $3n-3$ 条件，因此还需要两个条件，通常在边界给出，称为边界条件

三次样条插值

- 三次样条插值的 M 关系式
- 引入记号 $M_i = S''(x_i)$, $h_i = x_{i+1} - x_i$, 满足条件

$$\begin{cases} S_i(x_i) = f(x_i), S_i(x_{i+1}) = f(x_{i+1}) \\ S_i''(x_i) = M_i, S_i''(x_{i+1}) = M_{i+1} \end{cases}$$

的三次多项式必为

$$\begin{aligned} S_i(x) = & \frac{x_{i+1} - x}{h_i} f(x_i) + \frac{x - x_i}{h_i} f(x_{i+1}) + \frac{1}{6h_i} (x - x_i)(x - x_{i+1})(2x_{i+1} - x_i - x)M_i \\ & + \frac{1}{6h_i} (x - x_i)(x - x_{i+1})(x + x_{i+1} - 2x_i)M_{i+1} \end{aligned}$$

- 因此, 要确定 $S(x)$ 只需确定 $\{M_i\}_{i=0}^n$

三次样条插值

- 利用一阶导数连续条件: $S'_i(x_i) = S'_{i-1}(x_i)$, 可得

$$f[x_i, x_{i+1}] - \frac{h_i}{3} M_i - \frac{h_i}{6} M_{i+1} = f[x_{i-1}, x_i] + \frac{h_{i-1}}{6} M_{i-1} + \frac{h_{i-1}}{3} M_i$$

化简得

$$\mu_i M_{i-1} + 2M_i + \lambda_i M_{i+1} = d_i, \quad i = 1, 2, \dots, n-1$$

其中 $\lambda_i = \frac{h_i}{h_i + h_{i-1}}$, $\mu_i = 1 - \lambda_i$, $d_i = 6f[x_{i-1}, x_i, x_{i+1}]$

- 为求 $\{M_i\}_{i=0}^n$, 差两个端点条件
- 三类常用边界条件

三次样条插值



■ 自然边界条件: $M_0 = 0, M_n = 0$

$$\begin{bmatrix} 2 & \lambda_1 & & & \\ \mu_2 & 2 & \lambda_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \mu_{n-2} & 2 & \lambda_{n-2} \\ & & & \mu_{n-1} & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} M_1 \\ M_2 \\ \vdots \\ M_{n-2} \\ M_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_1 - \mu_1 M_0 \\ d_2 \\ \vdots \\ d_{n-2} \\ d_{n-1} - \lambda_{n-1} M_n \end{bmatrix}$$

■ 插值端点一阶导数条件: $S'(x_0) = m_0, S'(x_n) = m_n$

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & & & \\ \mu_1 & 2 & \lambda_1 & & \\ & \mu_2 & 2 & \lambda_2 & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & \mu_{n-1} & 2 & \lambda_{n-1} \\ & & & & 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} M_0 \\ M_1 \\ M_2 \\ \vdots \\ M_{n-1} \\ M_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_0 \\ d_1 \\ d_2 \\ \vdots \\ d_{n-1} \\ d_n \end{bmatrix}$$

其中 $d_0 = \frac{6}{h_0}(f[x_0, x_1] - m_0)$, $d_n = \frac{6}{h_{n-1}}(m_n - f[x_{n-1}, x_n])$

三次样条插值



■ 周期边界条件:

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



$$m_0 = m_n, M_0 = M_n$$

注意：边界条件只需要两个条件，插值函数值相等的条件只需要输入的插值函数值相等即可，因此不需要额外添加

■ 思考：如何给出边界条件的 M 关系？

三次样条插值

■ 三次样条插值的 m 关系式

■ 引入记号 $m_i = S'(x_i)$, $h_i = x_{i+1} - x_i$, 满足条件

$$\begin{cases} S_i(x_i) = f(x_i), S_i(x_{i+1}) = f(x_{i+1}) \\ S'_i(x_i) = m_i, S'_i(x_{i+1}) = m_{i+1} \end{cases}$$

的三次Hermite多项式必为

$$\begin{aligned} S_i(x) = & \left(1 - 2\frac{x - x_i}{x_i - x_{i+1}}\right) \left(\frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}}\right)^2 y_i + (x - x_i) \left(\frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}}\right)^2 m_i \\ & + \left(1 - 2\frac{x - x_{i+1}}{x_{i+1} - x_i}\right) \left(\frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i}\right)^2 y_{i+1} + (x - x_{i+1}) \left(\frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i}\right)^2 m_{i+1} \end{aligned}$$

■ 因此, 要确定 $S(x)$ 只需确定 $\{m_i\}_{i=0}^n$

三次样条插值

- 利用一阶导数连续条件: $S_i''(x_i) = S_{i-1}''(x_i)$, 可得

$$\frac{10}{h_i^2} y_i - \frac{4}{h_i} m_i + \frac{2}{h_i^2} y_{i+1} - \frac{2}{h_i} m_{i+1} = \frac{2}{h_{i-1}^2} y_{i-1} + \frac{2}{h_{i-1}} m_{i-1} + \frac{10}{h_{i-1}^2} y_i + \frac{4}{h_{i-1}} m_i$$

化简得

$$\lambda_i m_{i-1} + 2m_i + \mu_i m_{i+1} = c_i, \quad i = 1, 2, \dots, n-1$$

其中 $\lambda_i = \frac{h_i}{h_i + h_{i-1}}$, $\mu_i = 1 - \lambda_i$, $c_i = 3(\lambda_i f[x_{i-1}, x_i] + \mu_i f[x_i, x_{i+1}])$

- 为求 $\{m_i\}_{i=0}^n$, 差两个端点条件
- 三类常用边界条件 (略)

三次样条插值



■ 三次样条插值算法

Algorithm 3 Spline Interpolation

Input:

$n, \{(x_i, f(x_i))\}_{i=0}^n, x;$
1: **for** $i = 0$ to $n - 1$ **do**
2: $h_i \leftarrow x_{i+1} - x_i;$
3: $b_i \leftarrow \frac{6[f(x_{i+1}) - f(x_i)]}{h_i};$
4: **end for**
5: $u_1 \leftarrow 2(h_0 + h_1);$
6: $v_1 \leftarrow b_1 - b_0;$
7: **for** $j = 2$ to $n - 1$ **do**
8: $u_i \leftarrow 2(h_i - h_{i-1}) - \frac{h_{i-1}^2}{u_{i-1}};$
9: $v_i \leftarrow b_i - b_{i-1} - \frac{h_{i-1}v_{i-1}}{u_{i-1}};$
10: **end for**
11: $M_n \leftarrow 0$
12: **for** $i = n - 1$ to 1 **step -1 do**
13: $M_i \leftarrow \frac{v_i - h_i M_{i+1}}{u_i};$
14: **end for**
15: find i such that $x \in [x_i, x_{i+1});$
16: $S_i(x) = \frac{x_{i+1} - x_i}{h_i} f(x_i) + \frac{x - x_i}{h_i} f(x_{i+1}) + \frac{(x - x_i)(x - x_{i+1})(2x_{i+1} - x_i - x)}{6h_i} M_i$
17: $+ \frac{(x - x_i)(x - x_{i+1})(x + x_{i+1} - 2x_i)}{6h_i} M_{i+1};$

Output:

$S_i(x);$
