# 数值分析与计算

北京邮电大学软件学院 漆 涛

November 15, 2019

# 目录

- 1. 误差理论
- 2. 方程求根
- 3. 线代数方程组数值解
- 4. 矩阵特征值问题
- 5. 逼近与插值
- 6. 数值积分
- 7. 常微分方程数值解

第五章: 插值与逼近

线性赋范空间的最佳逼近

X 是线性赋范空间.

$$S = span \{g_1, g_2, \cdots, g_n\}$$

为 X 的 n 维子空间.

 $f \in X$ . 如果  $p \in S$  满足:

$$||f - p|| = \min_{q \in S} ||f - q||$$

则称 p 为 f 在 S 中最佳逼近元素.

定理 29 赋范空间最佳逼近元存在.

证明:令

 $F(c_1, c_2, \dots, c_n) = \|f - c_1 g_1 - c_2 g_2 - \dots - c_n g_n\|$ F 是连续函数:

$$|F(c_1, \dots, c_n) - F(d_1, \dots, d_n)|$$
 $\leq \left\| \sum_{j=0}^{n} (c_j - d_j) g_j \right\| \leq \max_{j} \left| c_j - d_j \right| \left( \sum_{j=1}^{n} \|g_j\| \right)$ 

在 F 中取 f = 0, 即

 $G(c_1, \dots, c_n) = \|c_1g_1 + c_2g_2 + \dots + c_ng_n\|$  G 也是连续的. G 在单位球  $c_1^2 + \dots + c_n^2 = 1$  上 有最小值. 记这个最小值为 M.

$$c = (c_1, \cdots, c_n) \in \mathbb{R}^n$$

取  $\gamma > \frac{2\|f\|}{M}$ . 考虑闭球  $B = \{c \in \mathbb{R}^n : \|c\|_2 \leq \gamma\}$ . F(c) 在这个闭球上有最小值

$$F(c_1^0, \cdots, c_n^0) = \min_{c \in B} F(c)$$

$$F(c_1^0, \dots, c_n^0) \leqslant F(0, \dots, 0) = ||f||$$

当  $||c||_2 > \gamma$  时

$$F(c) \geqslant ||G(c)|| - ||f|| = ||c||_2 G\left(\frac{c}{||c||_2}\right) - ||f||$$
$$\geqslant \frac{2||f||}{M}M - ||f|| = ||f||$$

所以  $c^0$  是 F(c) 在全空间上的的最小值:

$$F(c^0) = \min_{c \in R^n} F(c)$$

即  $c_1^0g_1 + \cdots + c_n^0g_n$  是 f 的最佳逼近元. 证毕

最佳逼近不一定唯一.

定义 30 X 为赋范空间. 如果

$$||f + g|| = ||f|| + ||g|| \longrightarrow f = \alpha g$$

则称 X 为严格赋范空间.

性质 **31** C[a,b] 中定义范数

$$||f||_p = \sqrt[p]{\int_a^b |f(x)|^p q(x) dx}$$

其中 q(x) 几乎处处大于零.则C[a,b] 是严格赋范空间.

性质 32 在严格赋范空间中, 最佳逼近元是唯一的.

最佳一致逼近多项式

C[a,b] 上定义无穷范数

$$||f||_{\infty} = \max_{x \in [a,b]} |f(x)|$$

逼近空间: n 次多项式  $\mathcal{P}_n$ 

$$E_n(f) = \min_{p \in \mathscr{P}_n} ||f - p||_{\infty}$$

最佳一致逼近多项式.

引理 33 (Valli-Bussen) 设  $f \in C[a,b], q \in \mathcal{P}_n$ . 如果在区间 [a,b] 上存在 n+2 个点

$$a \leqslant x_0 < x_1 < \dots < x_n < x_{n+1} \leqslant b$$

使得 f(x) - q(x) 在这些点上的值是正负交错的,则

$$E_n(f) \geqslant \mu = \min_{j=0,\dots,n+1} \left| f(x_j) - q(x_j) \right|$$

证明: 反证. 设 p 为 f 在  $\mathcal{P}_n$  中的最佳逼近:

$$||f - p||_{\infty} = E_n(f) < \mu$$

考虑函数 q(x) - p(x) 在  $x_0, \dots, x_{n+1}$  上的符号.

$$q(x_j) - p(x_j) = [q(x_j) - f(x_j)] - [p(x_j) - f(x_j)]$$
  
由于  $|p(x_j) - f(x_j)| < \mu$ , 所以  $q(x_j) - p(x_j)$  的符号与  $[q(x_j) - f(x_j)]$ . 也是正负交错的. 从而有  $n+1$  个根. 但是  $q(x) - p(x)$  是  $n$  次多项式. 矛盾. 证毕

令  $||f||_{\infty} = \delta$ . 如果  $f(x_j) = \delta$ , 则称  $x_j$  为一个正偏离点, 如果  $f(x_j) = -\delta$ , 则称  $x_j$  为一个负偏离点.

定理 34 (切比雪夫) 多项式  $p(x) \in \mathcal{P}_n$  为连续函数 f 的最佳一致逼近的充要条件是 f-p 存在 n+2 个正负交错的偏离点. (切比雪夫偏离点)

证明. 充分性由 Valli-Bussen 引理得出.

定理 35 连续函数的最佳一致逼近多项式是唯一的.

证明:设有两个最佳一致逼近多项式  $p,q \in \mathcal{P}_n$ .则

$$\left\| f - \frac{p+q}{2} \right\| \le \left\| \frac{f-p}{2} \right\| + \left\| \frac{f-q}{2} \right\| = E_n(f)$$

所以 (p+q)/2 也是最佳逼近多项式. 令

$$x_0, \cdots, x_{n+1}$$

是其正负交错偏离点. 有

$$\left| \frac{p(x_j) + q(x_j)}{2} - f(x_j) \right| = E_n(f)$$

从而

$$|p(x_j) - f(x_j) + q(x_j) - f(x_j)| = 2E_n(f)$$
  
但是

$$\left|q(x_j) - f(x_j)\right| \leqslant E_n(f), \left|p(x_j) - f(x_j)\right| \leqslant E_n(f)$$
  
只有当

$$p(x_j) - f(x_j) = q(x_j) - f(x_j) = \pm E_n(f)$$

时上式才能成立. 即 p,q 在这 n+2 个点上的值相同. 从而 p=q. 证毕

#### 切比雪夫多项式

定义

$$T_0(x) = 1$$
  
 $T_1(x) = x$   
 $T_{n+1}(x) = 2xT_n(x) - T_{n-1}(x) \quad (n > 0)$ 

 $T_n(x)$  对于的母函数:

$$\sum_{j=1}^{\infty} T_n(x)t^j = \frac{1 - xt}{1 - 2xt + t^2}$$

表达式

$$T_n(x) = \frac{\left(x + \sqrt{x^2 - 1}\right)^n + \left(x - \sqrt{x^2 - 1}\right)^n}{2}$$

表达式三角函数表达式:

$$T_n(x) = \cos(n \arccos x)$$
  
 $\theta = \arccos x$   
 $\cos((n+1)\theta) = 2\cos\theta\cos(n\theta) - \cos((n-1)\theta)$ 

$$T_n(x) = \begin{cases} \cos(n \arccos x) & \exists |x| \leqslant 1 \\ \cosh(n \arccos x) & \exists x > 1 \\ (-1)^n \cosh(n \arccos(-x)) & \exists x > 1 \end{cases}$$

 $T_n(x)$  的零点:

$$x_m = \cos\left(\frac{(2m-1)\pi}{2n}\right), \quad (m=1,\cdots,n)$$

 $T_n(x)$  的极值点

$$z_m = \cos\left(\frac{m\pi}{n}\right), \quad (m = 0, \dots, n)$$

$$T_n(z_m) = \cos(m\pi) = (-1)^m$$

首壹切比雪夫多项式:

$$\overline{T}_n(x) = \frac{T_n(x)}{2^{n-1}} = x^n + \cdots$$

定理 36  $\overline{T}_n(x)$  时偏离零点最小的 n 次首壹多项式. 即如果  $p_n(x)$  为 n 次首壹多项式, 则

$$\max_{x \in [-1,1]} |p_n(x)| = ||p_n(x)||_{\infty} \ge ||\overline{T}_n(x)||_{\infty} = 2^{1-n}$$

证明: 反证. 假设存在  $||p_n(x)|| < 2^{1-n}$ , 考虑 n-1 次多项式 $\overline{T}_n(x) - p_n(x)$  在  $T_n(x)$  的极值点  $z_m$  处的符号.

$$sign\left(\overline{T}_n(z_m) - p_n(z_m)\right)$$

$$= sign\left((-1)^m 2^{1-n} - p(z_m)\right)$$

$$= (-1)^m, \quad (m = 0, \dots, n)$$

n-1 次多项式  $\overline{T}_n(x)-p_n(x)$  有 n 个零点. 矛盾.

证毕

事实上如果  $p_n(x) \neq \overline{T}_n(x)$ , 则  $||p_n(x)|| > 2^{1-n}$ .

[a,b] 上的切比雪夫多项式.

 $y = \frac{b+a}{2} + \frac{b-a}{2}x$  将区间  $x \in [-1, 1]$  变成  $y \in [a, b]$ .

$$T_n\left(\frac{2y-b-a}{b-a}\right) \triangleq S_n(y)$$

是  $y \in [a,b]$  上的切比雪夫多项式.

$$\overline{S}_n(y) = \frac{(b-a)^n}{2^{2n-1}} S_n(y)$$

是 [a,b] 上 n 次首壹切比雪夫多项式.

定理 **37**  $\overline{S}_n(x)$  是 [a,b] 上偏离零点最小的 n 次首 壹多项式. 即如果  $p_n(x)$  是 n 次首壹多项式, 则

$$\max_{x \in [a,b]} |p_n(x)| \geqslant \max_{x \in [a,b]} |\overline{S}_n(x)| = 2\left(\frac{b-a}{4}\right)^n$$

 $S_n(x)$  的零点:

$$x_m = \frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2} \cos\left(\frac{(2m-1)\pi}{2n}\right) \quad m = 1, \dots, n$$

[-1,1] 上  $f(x) = x^n$  的最佳 n-1 次多项式逼近?

考虑

$$p_{n-1}(x) = x^n - \overline{T}_n(x)$$

 $\overline{T}_n(x) = x^n - p_{n-1}(x)$  在 [-1,1] 上有 n+1 个正 负交错的偏离点.

 $p_{n-1}(x)$  就是  $x^n$  的最佳一致逼近.

#### 平方逼近

X 为内积空间. 范数  $||f||_2 = \sqrt{(f,f)}$ .

$$S = span \{g_1, g_2, \cdots, g_n\}$$

为 X 的 n 维子空间.

 $f \in X$ . 如果  $p \in S$  满足:

$$||f - p|| = \min_{q \in S} ||f - q||$$

则称 p 为 f 在 S 中最佳平方逼近元素. 又称 p 为 f 在 S 中的投影.

正交 (f,g) = 0. 记为  $f \perp g$ .

C[a,b] 中的内积:

$$(f,g) = \int_a^b \rho(x)f(x)g(x)dx$$

 $\rho(x)$  权函数. 几乎处处大于零.

定理 38  $p \in S$  是  $f \in X$  在 S 中的投影的充要条件 是

$$f - p \perp S$$

证明: 充分性. 设  $f-p \perp S$ . 有

$$\forall q \in S, \quad (f - p, p - q) = 0$$

$$||f - q||^2 = (f - q, f - q)$$

$$= (f - p + p - q, f - p + p - q)$$

$$= (f - p, f - p) + 2(f - p, p - q) + (p - q, p - q)$$

$$= ||f - p||^2 + ||p - q||^2$$

$$\ge ||f - p||^2$$

必要性. 设 p 是 f 在 S 中的投影.

如果存在  $q \in S$  使得

$$(f - p, q) = \delta \neq 0$$

不妨假设 ||q|| = 1.

$$||f - r||^{2} = (f - r, f - r)$$

$$= ||f - p||^{2} - 2\delta(f - p, q) + \delta^{2}$$

$$= ||f - p||^{2} - \delta^{2}$$

$$< ||f - p||^{2}$$

与 p 是投影矛盾. 所以  $f-p \perp S$ .

证毕

推论 39 f 在 S 中的投影如果存在则唯一.

如果有两个投影 p,q. 有

$$||f - p||^2 = ||f - q||^2 + ||p - q||^2$$

$$f \in X, S = span \{g_1, g_2, \dots, g_n\}$$

$$f - p \perp S \text{ 的充要条件 } f - p \perp g_j, j = 1, \dots, n.$$
即  $(p, g_j) = (f, g_j), j = 1, \dots, n$ 

$$p \in S, p = c_1 g_1 + \dots + c_n g_n$$

$$\begin{pmatrix} (g_1, g_1) & (g_1, g_2) & \dots & (g_1, g_n) \\ (g_2, g_1) & (g_2, g_2) & \dots & (g_2, g_n) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (g_n, g_1) & (g_n, g_2) & \dots & (g_n, g_n) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (f, g_1) \\ (f, g_2) \\ \vdots \\ (f, g_n) \end{pmatrix}$$

[a,b]上,积分定义

$$(f,g) = \int_{a}^{b} f(x)g(x)dx$$

简单函数空间: n 次多项式

$$\mathscr{P}_n = \left\{1, x, x^2, \dots, x^n\right\}$$

 $f \in C[a,b]$  在  $\mathcal{P}_n$  中的投影为  $p_n(x)$ , 则

- 1.  $\lim_{n\to\infty} ||f p_n||_2 = 0$
- 2. 如果  $f'' \in C[a,b]$  在对任意  $\epsilon$  , 当 n 充分大时有  $||f-p_n||_{\infty} \leqslant \frac{\epsilon}{\sqrt{n}}$

[0,1] 上, 积分定义

$$(f,g) = \int_0^1 f(x)g(x)dx$$

简单函数空间: n 次多项式

$$\mathscr{P}_n = \left\{1, x, x^2, \dots, x^n\right\}$$

 $f \in C[0,1]$  在  $\mathcal{P}_n$  中的投影?

[0,1] 上, 积分定义

$$(f,g) = \int_0^1 f(x)g(x)dx$$

简单函数空间

$$\mathscr{P}_{=}\{1,x\}$$

 $f = \sqrt{x}$  在  $\mathcal{P}_1$  中的投影?

 $[0,2\pi]$ 上,积分定义为

$$(f,g) = \int_0^{2\pi} f(x)g(x)dx$$

的正交基

 $1, \cos x, \sin x, \cos(2x), \sin(2x), \cdots$ 

f(x) 在

 $span \{1, \cos x, \sin x, \cos(2x), \sin(2x), \cdots, \cos(nx), \sin(nx)\}$  中的投影:

 $a_0+a_1\cos x+b_1\sin x+\cdots+a_n\cos(nx)+b_n\sin(nx)$ 其中

$$a_0 = \frac{2}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) dx$$

$$a_j = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \cos(jx) dx$$

$$b_j = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \sin(jx) dx$$

[-1,1] 上, 积分定义为

$$(f,g) = \int_{-1}^{1} \frac{f(x)g(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx$$

的正交多项式: 切比雪夫多项式.

$$T_n(x) = \cos(n \arccos x)$$

正交性

$$(T_m, T_n) = \begin{cases} 0 & \text{\pm m} \neq n \\ \pi & \text{\pm m} = n = 0 \\ \frac{\pi}{2} & \text{\pm m} = n \neq 0 \end{cases}$$

## [-1,1] 上, 积分定义为

$$(f,g) = \int_{-1}^{1} f(x)g(x)\sqrt{1-x^2} dx$$

的正交多项式: 第二类切比雪夫多项式.

$$U_0(x) = 1$$
  
 $U_1(x) = 2x$   
 $U_{n+1}(x) = 2xU_n(x) - U_{n-1}(x)$ 

 $U_n(x)$  的母函数

$$\sum_{n=0}^{\infty} U_n(x)t^n = \frac{1}{1 - xt + t^2}$$

$$U_n(x) = \frac{\sin(n+1)\arccos x}{\sin\arccos x}$$

正交性

$$(U_m, U_n) = \begin{cases} 0 & \text{if } m \neq n \\ \pi & \text{if } m = n = 0 \\ \frac{\pi}{2} & \text{if } m = n \neq 0 \end{cases}$$

C[a,b] 上给定内积定义:

$$(f,g) = \int_a^b \rho(x)f(x)g(x)dx$$

正交多项式

$$\{p_0(x), p_1(x), \cdots, p_n(x), \cdots\}$$

其中  $p_j(x)$  为 j 次多项式. 满足

$$(p_j, p_k) = 0, \quad (j \neq k)$$

正交多项式的存在性: Gram-Schmit 正交化方法.

$$\begin{pmatrix} 1 & x & x^2 & \cdots & x^n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p_0(x) & p_1(x) & \cdots & p_n(x) \end{pmatrix} \cdot R$$
  
其中R 为  $(n+1) \times (n+1)$  的严格上三角矩阵.

$$R = \begin{pmatrix} 1 & x & x & \cdots & x & x \\ 0 & 1 & x & \cdots & x & x \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & x \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

首壹正交多项式的唯一性

 $p_0(x) = 1$  是唯一确定的.

如果 $p_0(x), \dots, p_n(x)$  唯一确定, 则

$$p_{n+1}(x) = x^{n+1} - \sum_{j=0}^{n} \alpha_j p_j(x)$$

根据正交性  $(p_{n+1}, p_j) = 0$  得到

$$\alpha_j = \frac{(x^{n+1}, p_j)}{(p_j, p_j)}, \quad (j = 0, \dots, n)$$

 $p_{n+1}(x)$  也被唯一的确定了.

首壹正交多项式的三递推公式. n > 0.

$$p_{n+1}(x) = (x - \alpha_n)p_n(x) - \beta_n p_{n-1}(x)$$

其中

$$\alpha_n = \frac{(xp_n, p_n)}{(p_n, p_n)}, \quad \beta_n = \frac{(p_n, p_n)}{(p_{n-1}, p_{n-1})}$$

证明:考虑有下面公式递归定义的多项式 $g_n(x)$ 

$$g_0(x) = 1,$$
 $g_1(x) = x - \delta, \quad \left(\delta = \frac{(x,1)}{(1,1)}\right)$ 
 $g_{n+1}(x) = (x - \alpha_n)g_n(x) - \beta_n g_{n-1}(x)$ 

其中  $a_n$  为 $p_n(x)$  的首项系数. 而

$$\alpha_n = \frac{(xg_n, g_n)}{(g_n, g_n)}, \quad \beta_n = \frac{(g_n, g_n)}{(g_{n-1}, g_{n-1})}$$

可以用归纳法证明

$$\{g_0(x),g_1(x),\cdots,g_n(x),\cdots\}$$

是首壹正交多项式. 根据首壹正交多项式的唯一性得出  $g_n = p_n$ .

### 一般正交多项式的三递推公式

$$p_{n+1}(x) = \frac{a_{n+1}}{a_n}(x - \alpha_n)p_n(x) - \frac{a_{n+1}a_{n-1}}{a_n^2}\beta_{n-1}p_{n-1}(x)$$

其中  $a_n$  为 $p_n(x)$  的首项系数. 而

$$\alpha_n = \frac{(xp_n, p_n)}{(p_n, p_n)}, \quad \beta_n = \frac{(p_n, p_n)}{(p_{n-1}, p_{n-1})}$$

## Legendre 正交多项式

C[-1,1] 上定义内积  $(f,g) = \int_{-1}^{1} f(x)g(x)dx$ .

$$L_n(x) = \frac{1}{2^n n!} \left( \frac{d^n}{dx^n} \left[ (x^2 - 1)^n \right] \right)$$

首项系数

$$a_n = \frac{(2n)!}{2^n(n!)!}$$

正交性

$$(L_n, L_n) = \frac{2}{2n+1}$$

奇偶性

$$L_n(-x) = (-1)^n L_n(x)$$

三递推公式

$$L_{n+1}(x) = \frac{2n+1}{n+1}xL_n(x) - \frac{n}{n+1}P_{n-1}(x)$$

# 前几项

$$L_0(x) = 1$$
  
 $L_1(x) = x$   
 $L_2(x) = (3x - 1)/2$   
 $L_3(x) = (5x^3 - 3x)/2$   
 $L_4(x) = (35x^4 - 30x^2 + 3)/8$   
 $L_5(x) = (63x^5 - 70x^3 + 15x)/8$   
 $L_6(x) = (231x^6 - 315x^4 + 105x^2 - 5)/16$ 

C[a,b] 上定义内积  $(f,g) = \int_a^b f(x)g(x)dx$  的正交多项式.

$$y = \frac{b+a}{2} + \frac{b-a}{2}x$$
,  $x = \frac{2y-a-b}{b-a}$ 

正交多项式

$$Q_n(y) = L_n\left(\frac{2y-a-b}{b-a}\right)$$

多项式插值问题

Runge 现象

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

将区间 n 等分:

$$x_0 < x_1 < \dots < x_n; \quad x_j = \frac{2j}{n} - 1$$

当 |x| < 0.72 时收敛; 当 |x| > 0.72 时误差很大.

Faber 定理

对区间 [a,b] 上的任意划分

$$x_0^0$$
 $x_0^1$ 
 $x_1^1$ 
 $x_0^2$ 
 $x_1^2$ 
 $x_2^2$ 
 $x_2^2$ 
 $x_1^n$ 
 $x_2^n$ 
 $x_2^n$ 
 $x_2^n$ 
 $x_2^n$ 
 $x_2^n$ 

总存在  $f(x) \in C[a,b]$  使得按照上面三角矩阵的第 n 行为节点进行插值得到的插值函数  $p_n(x)$  不能一致收敛到 f(x).

即不管如何加密插值点,都不能保证收敛性.

[a,b] = [-1,1],插值节点取 n+1 次切比雪夫多项式的零点.

甲)如果  $||f^{(m)}||_{\infty} < \infty$  则

$$||f - L_n||_{\infty} = O\left(\frac{\ln n}{n^m}\right)$$

乙) 如果 f 在 [-1,1] 上解析,则

$$||f - L_n||_{\infty} = O(q^m), \quad (0 < q < 1)$$

# 样条插值

给定区间 [a,b] 的一个划分:

$$\pi : a = x_0 < x_1 < \cdots < d_n = b$$

如果函数s(x) 满足:

- 1. 在每个小区间  $[x_j, x_{j+1}]$  上是次数不超过 k 的多项式.
- 2. 在整个区间 [a,b] 上有 k-1 阶连续的导数.

则称s(x) 为划分  $\pi$  上的 k 次样条函数.

 $x_0, x_n$ : 边界节点. 其他为内部节点.

[a,b] 可以为  $(-\infty,\infty)$ .

$$\mathscr{D}_{k,\pi}$$

半截多项式

$$x_{+}^{k} = \begin{cases} x^{k} & \stackrel{\text{def}}{=} & x \geqslant 0 \\ 0 & \stackrel{\text{def}}{=} & x < 0 \end{cases}$$

定理 **40** 线性空间  $\mathcal{D}_{k,\pi}$  的维数是 n+k. 事实上  $\mathcal{D}_{k,\pi} = span \left\{ 1, x, \dots, x^k, (x-x_1)_+^k, \dots, (x-x_{n-1})_+^k \right\}$ 

证明. 设  $s(x) \in \mathcal{D}_{k,\pi}$ . 令

$$\delta_j = s^{(k)}(x_j + 0) - s^{(k)}(x_j - 0)$$

则

$$s(x) = p(x) + \sum_{j=1}^{n-1} \frac{\delta_j}{k!} (x - x_j)_+^k$$

# 三次样条插值问题

定理 **41** 两个边界条件的三次样条插值问题的解都是 存在并且唯一的.

定理 **42** 设 f(x) 在 C[a,b] 上四阶导数连续. s(x) 是满足第一或者第二边界条件的三次样条插值函数. 令  $h_j = x_{j+1} - x_j, h = \max\{h_j\}$ . 则

$$||f^{(m)} - s^{(m)}||_{\infty} \le \alpha_m ||f^{(4)}||_{\infty} h^{4-m}$$

其中 m=0,1,2 而  $\alpha_1,\alpha_1,\alpha_2$  是与 f,s 无关的常数.

三弯矩法求三次样条插值函数.

# B样条

$$\cdots < x_{-2} < x_{-1} < x_0 < \cdots < x_n < x_{n+1} < \cdots$$

$$v_j^k(x) = \frac{x - x_j}{x_{j+k} - x_j}, \quad (k > 0)$$

定义零次样条

$$B_j^0(x) = \begin{cases} 1, & \exists x \in (x_j, x_{j+1}) \\ 0, & \text{##} \end{cases}$$

递归定义 k 次B 样条:

$$B_j^k(x) = v_j^k(x)B_j^{k-1}(x) + \left[1 - v_{j+1}^k(x)\right]B_{j+1}^{k-1}(x)$$

$$B_j^1(x) = \begin{cases} \frac{x - x_j}{x_{j+1} - x_j} & \stackrel{\text{def}}{=} & x \in (x_j, x_{j+1}] \\ \frac{x - x_{j+2}}{x_{j+1} - x_{j+2}} & \stackrel{\text{def}}{=} & x \in [x_{j+1}, x_{j+2}) \\ 0, & \stackrel{\text{def}}{=} & \end{cases}$$

#### 性质 43

- 1. 当  $x \in (x_j, x_{j+k+1})$  时, $B_j^k(x) > 0$ . 其他地方等于零.
- 2.  $\forall x, \sum_{i=-\infty}^{\infty} B^k(x) = 1$
- 3.  $B_j^k(x) \in \mathcal{D}_{k,\pi}$ .
- 4.  $\mathscr{D}_{k,\pi} = span \left\{ B_{-k}^k(x), \cdots, B_0^k(x), \cdots, B_{n-1}^k(x) \right\}$

$$\Leftrightarrow x_j = j - (k+1)/2, \quad j \in (-\infty, \infty)$$

$$\Omega^{k}(x) = \frac{1}{k!} \sum_{j=0}^{k+1} (-1)^{j} {k+1 \choose j} \left( x + \frac{k+1}{2} - j \right)_{+}^{k}$$

中心点都在 0. 偶函数.

当 
$$|x| \ge (k+1)/2$$
 时, $\Omega^k(x) = 0$ .

当 
$$|x| < (k+1)/2$$
 时, $\Omega^k(x) > 0$ .

$$\Omega^{1}(x) = (x+1)_{+} - 2x_{+} + (x-1)_{+}$$

$$\Omega^{1}(x) = (x+1)_{+} - 2x_{+} + (x-1)_{+}$$

等距划分.  $\pi$ :

$$x_0 < \dots < x_n, \quad x_j = a + jh, \quad h = \frac{b - a}{n}$$

记  $x_{\alpha} = a + \alpha h$ . 令

$$\phi_i(x) = \Omega^k \left( \frac{x - x_{i-(k-1)/2}}{h} \right)$$

 $\phi_i(x)$  定义在  $(-\infty,\infty)$  上, 以

$$x_{i-k}, x_{i-k+1}, \cdots, x_{i+1}$$

为划分点的k 次样条函数. (B样条)

$$\mathcal{D}_{k,\pi} = span\left\{\phi_0(x), \cdots, \phi_{n+k-1}(x)\right\}$$

#### 傅里叶变换

$$f:(-\infty,\infty)\to C$$

以  $2\pi$  为周期. 将区间  $[0,2\pi)$  n 等分.

$$x_j = \frac{2\pi j}{n}, \quad j = 0, 1, \dots, n-1$$

逼近空间

$$T_n = span \{\phi_0(x), \phi_1(x), \cdots, \phi_{n-1}(x)\}$$
  
其中

$$\phi_k(x) = e^{ikx} = \cos(kx) + i\sin(kx)$$

三角函数插值问题: 求

$$s(x) = \sum_{k=0}^{n-1} c_k \phi_k(x) \in T_n$$

满足

$$s(x_j) = f(x_j), \quad j = 0, 1, \dots, n-1$$

$$w = e^{i\frac{2\pi}{n}} = \cos\left(\frac{2\pi}{n}\right) + i\sin\left(\frac{2\pi}{n}\right)$$

其中  $i = \sqrt{-1}$  为虚单位.

$$\phi_k(x_j) = \phi_k\left(\frac{2\pi j}{n}\right) = w^{jk}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & w & w^2 & \cdots & w^{n-1} \\ 1 & w^2 & w^4 & \cdots & w^{2(n-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & w^{n-1} & w^{2(n-1)} & \cdots & w^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f(x_0) \\ f(x_1) \\ f(x_2) \\ \vdots \\ f(x_{n-1}) \end{pmatrix}$$

快速傅里叶变换

$$w = e^{i\frac{2\pi}{n}} = \cos\left(\frac{2\pi}{n}\right) + i\sin\left(\frac{2\pi}{n}\right)$$
. 称矩阵:

$$F(w) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & w & w^2 & \cdots & w^{n-1} \\ 1 & w^2 & w^4 & \cdots & w^{2(n-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & w^{n-1} & w^{2(n-1)} & \cdots & w^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix}$$

为 n 阶傅里叶变换.

$$F(w) = (F_{j,k}) = (w^{jk}), \quad j,k \in [0,n)$$

普通的矩阵向量乘法 y = F(w)x, 复杂度为  $O(n^2)$ .

当  $n = 2^p$  时,利用 w 的周期性:  $w^{kn+j} = w^j$ ,可以将其复杂度降为  $O(n \log n)$ .

以 n=8 为例.

$$y_j = \sum_{k=0}^{7} x_k w^{jk}, \quad 0 \le j < 8$$
 (4)

将 j,k 表示为二进制形式:

$$j = (j_2, j_1, j_0) = 4j_2 + 2j_1 + j_0$$
  
 $k = (k_2, k_1, k_0) = 4k_2 + 2k_1 + k_0$ 

将公式 (4) 也转换为二进制形式:

$$y_{j} = y(j_{2}, j_{1}, j_{0}) = \sum_{k=0}^{7} x_{k} w^{jk}$$

$$= \sum_{k_{0}=0}^{1} \sum_{k_{1}=0}^{1} \sum_{k_{2}=0}^{1} x(k_{2}, k_{1}, k_{0}) w^{(k_{2}, k_{1}, k_{0})(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

$$(k_2, k_1, k_0)(j_2, j_1, j_0) =$$

$$4k_2(j_2, j_1, j_0) + 2k_1(j_2, j_1, j_0) + k_0(j_2, j_1, j_0)$$

$$w^8 = 1,$$

$$w^{(k_2, k_1, k_0)(j_2, j_1, j_0)} =$$

$$w^{(k_2, k_1, k_0)(j_2, j_1, j_0)} =$$

$$w^{(k_2, k_1, k_0)(j_2, j_1, j_0)}$$

傅里叶变换可以表示为

$$y(j_{2}, j_{1}, j_{0}) = \sum_{k_{0}=0}^{1} \sum_{k_{1}=0}^{1} \sum_{k_{2}=0}^{1} x(k_{2}, k_{1}, k_{0}) w^{k_{2}(j_{0}, 0, 0)} w^{k_{1}(j_{1}, j_{0}, 0)} w^{k_{0}(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

$$= \sum_{k_{0}=0}^{1} \left[ \sum_{k_{1}=0}^{1} \left( \sum_{k_{2}=0}^{1} x(k_{2}, k_{1}, k_{0}) w^{k_{2}(j_{0}, 0, 0)} \right) w^{k_{1}(j_{1}, j_{0}, 0)} \right] w^{k_{0}(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

令:

$$a(j_0, k_1, k_0) = \sum_{k_2=0}^{1} x(k_2, k_1, k_0) w^{k_2(j_0, 0, 0)}$$

则:

$$y(j_{2}, j_{1}, j_{0}) = \sum_{k_{0}=0}^{1} \left[ \sum_{k_{1}=0}^{1} \left( \sum_{k_{2}=0}^{1} x(k_{2}, k_{1}, k_{0}) w^{k_{2}(j_{0}, 0, 0)} \right) w^{k_{1}(j_{1}, j_{0}, 0)} \right] w^{k_{0}(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

$$= \sum_{k_{0}=0}^{1} \left[ \sum_{k_{1}=0}^{1} a(j_{0}, k_{1}, k_{0}) w^{k_{1}(j_{1}, j_{0}, 0)} \right] w^{k_{0}(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

 Image: Control of the control of the

$$b(j_1, j_0, k_0) = \sum_{k_1=0}^{1} a(j_0, k_1, k_0) w^{k_1(j_1, j_0, 0)}$$

则:

$$y(j_2, j_1, j_0) = \sum_{k_0=0}^{1} \left[ \sum_{k_1=0}^{1} a(j_0, k_1, k_0) w^{k_1(j_1, j_0, 0)} \right] w^{k_0(j_2, j_1, j_0)}$$
$$= \sum_{k_0=0}^{1} b(j_1, j_0, k_0) w^{k_0(j_2, j_1, j_0)}$$

a 向量的计算格式为:

$$a(j_0, k_1, k_0) = \sum_{k_2=0}^{1} x(k_2, k_1, k_0) w^{k_2(j_0, 0, 0)}$$

$$= x(0, k_1, k_0) + x(1, k_1, k_0) w^{(j_0, 0, 0)}$$

$$a(0, k_1, k_0) = x(0, k_1, k_0) + x(1, k_1, k_0)$$

$$a(1, k_1, k_0) = x(0, k_1, k_0) - x(1, k_1, k_0)$$
可以用图示为:

$$x[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$$
  
 $a[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$ 

b 向量的计算格式为

$$b(j_1, j_0, k_0) = \sum_{k_1=0}^{1} a(j_0, k_1, k_0) w^{k_1(j_1, j_0, 0)}$$

$$= a(j_0, 0, k_0) + a(j_0, 1, k_0) w^{(j_1, j_0, 0)}$$

$$b(0, j_0, k_0) = a(j_0, 0, k_0) + a(j_0, 1, k_0) w^{2j_0}$$

$$b(1, j_0, k_0) = a(j_0, 0, k_0) - a(j_0, 1, k_0) w^{2j_0}$$
可以用图示为:

$$a[0,8) 0 1 2 3 4 5 6 7$$
  
 $b[0,8) 0 1 2 3 4 5 6 7$ 

y 向量的计算格式为

$$y(j_2, j_1, j_0) = \sum_{k_0=0}^{1} b(j_1, j_0, k_0) w^{k_0(j_2, j_1, j_0)}$$

$$= b(j_1, j_0, 0) + b(j_1, j_0, 1) w^{(j_2, j_1, j_0)}$$

$$y(0, j_1, j_0) = b(j_1, j_0, 0) + b(j_1, j_0, 1) w^{2j_1 + j_0}$$

$$y(1, j_1, j_0) = b(j_1, j_0, 0) - b(j_1, j_0, 1) w^{2j_1 + j_0}$$
可以用图示为:

$$b[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$$
  
 $y[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$ 

#### 二进制倒序变换

长度为  $n = 2^p$  的数组, 其二进制倒序是指将下标的二进制表示中的 0,1 串倒置.

#### 长度为 8的数组

$$(x_0, x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6, x_7)$$

的二进制倒序是

$$(x_0, x_4, x_2, x_6, x_1, x_5, x_3, x_7)$$

(0.0, 1.0, 2.0, 3.0, 4.0, 5.0, 6.0, 7.0) 的二进制倒序为:

(0.0, 4.0, 2.0, 6.0, 1.0, 5.0, 3.0, 7.0)

# n=8 的二进制倒序变换

数组分量	下标	下标倒置	数组分量
$\overline{x_0}$	000	000	$x_0$
$\overline{x_1}$	001	100	$x_4$
$\overline{x_2}$	010	010	$x_2$
$\overline{x_3}$	011	110	$x_6$
$\overline{x_4}$	100	001	$x_1$
$\overline{x_5}$	101	101	$x_5$
$\overline{x_6}$	110	011	$x_3$
<i>x</i> <sub>7</sub>	111	111	<i>x</i> <sub>7</sub>

B: n 维空间中的二进制倒置变换.

二进制模式串倒置后再倒置就变回自身. 所以

$$B^2 = I$$

当 n=8 时 B 相当于下面的排列:

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 \\ 0 & 4 & 2 & 6 & 1 & 5 & 3 & 7 \end{pmatrix}$$
$$= (0)(1,4)(2)(3,6)(5)(7)$$

B 是线性变换

n=16 的二进制倒序变换

数组分量	下标	下标倒置	数组分量
$\overline{x_0}$	0000	0000	$x_0$
$\overline{x_1}$	0001	1000	$x_8$
$\overline{x_2}$	0010	0100	$x_4$
$\overline{x_3}$	0011	1100	<i>x</i> <sub>12</sub>
$\overline{x_4}$	0100	0010	$x_2$
$x_5$	0101	1010	$x_{10}$
$x_6$	0110	0110	$x_6$
$\overline{x_7}$	0111	1110	<i>x</i> <sub>14</sub>
$x_8$	1000	0001	$x_1$
$\overline{x_9}$	1001	1001	$x_9$
$\overline{x_{10}}$	1010	0101	$x_5$
$\overline{x_{11}}$	1011	1101	<i>x</i> <sub>13</sub>
$\overline{x_{12}}$	1100	0011	$x_3$
<i>x</i> <sub>13</sub>	1101	1011	$x_{11}$
$\overline{x_{14}}$	1110	0111	<i>x</i> <sub>7</sub>
<i>x</i> <sub>15</sub>	1111	1111	<i>x</i> <sub>15</sub>

(0)(1,8)(2,4)(3,12)(5,10)(6)(7,14)(9)(11,13)(15)

令  $k \in [0, 2^p)$ , k 的 p 位二进制表示为

$$k = (b_{p-1} \cdots b_1 b_0)_2 = \sum_{j=0}^{p-1} b_j 2^j$$

记 k 的二进制倒置数为

$$\overleftarrow{k} = (b_0 b_1 \cdots b_{p-1})_2 = \sum_{j=0}^{p-1} b_j 2^{p-j-1}$$

有下面关系:

$$k = (xyz01\cdots1)_2 | \stackrel{\leftarrow}{k} = (1\cdots10zyx)_2$$
  
$$k+1 = (xyz10\cdots0)_2 | \stackrel{\leftarrow}{k+1} = (0\cdots01zyx)_2$$

由 k 到 k+1 可以由计算机硬件作加法实现.

由 k 到 k+1 的变换需要程序自己实现.

```
void biot(T* x, int p) //二进制倒序变换
{
    if(p < 2) return;</pre>
    int const n = (1 << p);
    int k = 1;
                                //j 为 k 的倒置
    int j = n/2;
    while(k < n - 1) {
        if(k < j) std::swap(x[k], x[j]);
        //求 k+1 的倒置
        p = n/2;
        while(j >= p) { j = j-p; p = p/2; }
j = j + p; //j 为 k+1 的倒置
        j = j + p;
        k = k + 1;
    }
}
```

# BF(w) 的计算格式

正序傅里叶变换:

$$y(j_2, j_1, j_0) = \sum_{k=0}^{7} x_k w^{jk}$$

$$= \sum_{k_0=0}^{1} \sum_{k_1=0}^{1} \sum_{k_2=0}^{1} x(k_2, k_1, k_0) w^{(k_2, k_1, k_0)(j_2, j_1, j_0)}$$

倒序傅里叶变换:

$$y(j_0, j_1, j_2) = \sum_{k=0}^{7} x_k w^{jk}$$

$$= \sum_{k_0=0}^{1} \sum_{k_1=0}^{1} \sum_{k_2=0}^{1} x(k_2, k_1, k_0) w^{(k_2, k_1, k_0)(j_2, j_1, j_0)}$$

$$y(j_{0}, j_{1}, j_{2}) = \sum_{k_{0}=0}^{1} \sum_{k_{1}=0}^{1} \sum_{k_{2}=0}^{1} x(k_{2}, k_{1}, k_{0}) w^{k_{2}(j_{0}, 0, 0)} w^{k_{1}(j_{1}, j_{0}, 0)} w^{k_{0}(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

$$= \sum_{k_{0}=0}^{1} \left[ \sum_{k_{1}=0}^{1} \left( \sum_{k_{2}=0}^{1} x(k_{2}, k_{1}, k_{0}) w^{k_{2}(j_{0}, 0, 0)} \right) w^{k_{1}(j_{1}, j_{0}, 0)} \right] w^{k_{0}(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

令:

$$a(j_0, k_1, k_0) = \sum_{k_2=0}^{1} x(k_2, k_1, k_0) w^{k_2(j_0, 0, 0)}$$

$$y(j_{0}, j_{1}, j_{2}) = \sum_{k_{0}=0}^{1} \left[ \sum_{k_{1}=0}^{1} \left( \sum_{k_{2}=0}^{1} x(k_{2}, k_{1}, k_{0}) w^{k_{2}(j_{0}, 0, 0)} \right) w^{k_{1}(j_{1}, j_{0}, 0)} \right] w^{k_{0}(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

$$= \sum_{k_{0}=0}^{1} \left[ \sum_{k_{1}=0}^{1} a(j_{0}, k_{1}, k_{0}) w^{k_{1}(j_{1}, j_{0}, 0)} \right] w^{k_{0}(j_{2}, j_{1}, j_{0})}$$

令:

$$b(j_0, j_1, k_0) = \sum_{k_1=0}^{1} a(j_0, k_1, k_0) w^{k_1(j_1, j_0, 0)}$$

$$y(j_0, j_1, j_2) = \sum_{k_0=0}^{1} \left[ \sum_{k_1=0}^{1} a(j_0, k_1, k_0) w^{k_1(j_1, j_0, 0)} \right] w^{k_0(j_2, j_1, j_0)}$$
$$= \sum_{k_0=0}^{1} b(j_0, j_1, k_0) w^{k_0(j_2, j_1, j_0)}$$

a 向量的计算格式为:

$$a(j_0, k_1, k_0) = \sum_{k_2=0}^{1} x(k_2, k_1, k_0) w^{k_2(j_0, 0, 0)}$$

$$= x(0, k_1, k_0) + x(1, k_1, k_0) w^{(j_0, 0, 0)}$$

$$a(0, k_1, k_0) = x(0, k_1, k_0) + x(1, k_1, k_0)$$

$$a(1, k_1, k_0) = x(0, k_1, k_0) - x(1, k_1, k_0)$$
可以用图示为:

 $x[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$  $a[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$  b 向量的计算格式为

$$b(j_0, j_1, k_0) = \sum_{k_1=0}^{1} a(j_0, k_1, k_0) w^{k_1(j_1, j_0, 0)}$$

$$= a(j_0, 0, k_0) + a(j_0, 1, k_0) w^{(j_1, j_0, 0)}$$

$$b(j_0, 0, k_0) = a(j_0, 0, k_0) + a(j_0, 1, k_0) w^{2j_0}$$

$$b(j_0, 1, k_0) = a(j_0, 0, k_0) - a(j_0, 1, k_0) w^{2j_0}$$
可以用图示为:

$$a[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$$
  
 $b[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$ 

y 向量的计算格式为

$$y(j_0, j_1, j_2) = \sum_{k_0=0}^{1} b(j_0, j_1, k_0) w^{k_0(j_2, j_1, j_0)}$$

$$= b(j_0, j_1, 0) + b(j_0, j_1, 1) w^{(j_2, j_1, j_0)}$$

$$y(j_0, j_1, 0) = b(j_0, j_1, 0) + b(j_0, j_1, 1) w^{2j_1 + j_0}$$

$$y(j_0, j_1, 1) = b(j_0, j_1, 0) - b(j_0, j_1, 1) w^{2j_1 + j_0}$$
可以用图示为:

$$b[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$$
  
 $y[0,8) \ 0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7$ 

傅里叶变换的逆变换

$$F(w)F(\overline{w}) = nI, \quad F^{-1}(w) = \frac{1}{n}F(\overline{w})$$

# 多项式乘法与长整数乘法

$$f(x) = f_0 + f_1 x + f_2 x^2 + \dots + f_{n-1} x^{n-1}$$

$$g(x) = g_0 + g_1 x + g_2 x^2 + \dots + g_{n-1} x^{n-1}$$

$$h(x) = f(x)g(x)$$

$$= h_0 + h_1 x + h_2 x^2 + \dots + h_{n-1} x^{n-1}$$

在 n 个不同点上的值唯一确定一个多项式

$$x_0, x_1, \cdots, x_{n-1}$$

由系数计算多项式的值

$$\begin{pmatrix} f(x_0) \\ f(x_1) \\ \vdots \\ f(x_{n-1}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^{n-1} \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 1 & x_{n-1} & x_{n-1}^2 & \cdots & x_{n-1}^{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_0 \\ f_1 \\ \vdots \\ f_{n-1} \end{pmatrix}$$

$$\Re x_{j} = w^{j}, \quad w = e^{i\frac{2\pi}{n}} = \cos\left(\frac{2\pi}{n}\right) + i\sin\left(\frac{2\pi}{n}\right) \\
\begin{pmatrix} f(w^{0}) \\ f(w^{1}) \\ f(w^{2}) \\ \vdots \\ f(w^{n-1}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & w & w^{2} & \cdots & w^{n-1} \\ 1 & w^{2} & w^{4} & \cdots & w^{2(n-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & w^{n-1} & w^{2(n-1)} & \cdots & w^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_{0} \\ f_{1} \\ f_{2} \\ \vdots \\ f_{n-1} \end{pmatrix}$$