

计算方法

令 丹

数学与统计学院

邮箱: danling@xjtu.edu.cn



第五章 函数最优逼近

主要内容

1. 函数的内积、范数和正交多项式

2. 最优平方逼近

函数逼近

- f(x) 为比较复杂的连续函数
- f(x) 为列表函数 $(f(x) 未知, f(x) 在 X = \{x_1, x_2, \cdots, x_m\} \text{ 上的函数值已知})$

Q: 如何得到 f(x) 的近似表达式?

函数逼近问题

|f(x) - p(x)| 在不同度量意义下最小 $\Longrightarrow \left\{ egin{aligned} & \begin{aligned} & \bel\end{aligned} & \begin{aligned} & \begin{aligned} & \begin{align$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 4/68

1. 函数的内积、范数和正交多项式

函数空间

C[a,b]: [a,b] 上所有连续函数构成的集合. \longrightarrow 线性空间

定义

设 $V \subset C[a,b]$ 是 C[a,b] 的一个线性子空间, 函数

$$\varphi_0(x), \varphi_1(x), \cdots, \varphi_n(x) \in V$$

以及 $c_i \in \mathbf{R}$ $(i = 0, 1 \cdots, n)$, 如果关系式

$$c_0\varphi_0(x) + c_1\varphi_1(x) + \dots + c_n\varphi_n(x) = 0$$

当且仅当 $c_i = 0$ $(i = 0, 1 \cdots, n)$ 时成立, 则称

$$\varphi_0(x), \varphi_1(x), \cdots, \varphi_n(x)$$

线性无关; 否则为线性相关.

线性子空间

若 $\varphi_0(x), \dots, \varphi_n(x)$ 线性无关, V 是由其生成的子空间, 记为

$$V = \operatorname{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \cdots, \varphi_n(x)\},\$$

则称 $\varphi_0(x), \dots, \varphi_n(x)$ 为 V 的一组基函数, 且 $\forall p(x) \in V$ 有

其中 c_0, \dots, c_n 称为 p(x) 在基 $\varphi_0(x), \dots, \varphi_n(x)$ 下的坐标.

特别地, 若取 $\varphi_i(x)=x^i\ (i=0,1,\cdots,n)$, 则 p 为不超过 n 次的多项式.

$$H_n = \mathrm{span} \left\{ 1, x, x^2, \cdots, x^n \right\}$$

$$= \left\{ p_n(x) \mid p_n(x) \text{ 为不超过 } n \text{ 次的多项式} \right\}$$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法

列表函数的内积

定义

已知函数 f(x), g(x) 在点集 $X = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$ 上的函数 值 $f(x_i)$ 和 $g(x_i)$,以及权系数 $w_i > 0$ $(i = 1, 2, \dots, m)$,则

$$(f,g) = \sum_{i=1}^{m} w_i f(x_i) g(x_i)$$

称为 f 与 g 在点集 X 上关于权系数 w_i 的内积.

连续函数的内积

定义

给定 $f(x), g(x) \in C[a,b], w(x) \geqslant 0$ 是 [a,b] 上的权函数,则

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

称为 f 与 g 在区间 [a,b] 上关于权函数 w(x) 的内积, 其中积分上下限可取无穷大.

函数内积的性质

(1)
$$(f,g) = (g,f)$$

(2)
$$\forall \alpha \in \mathbf{R}, \ (\alpha f, g) = \alpha(f, g)$$

(3)
$$(f+h,g) = (f,g) + (h,g)$$

(4)
$$(f, f) \geqslant 0$$
, $(f, f) = 0 \iff f \equiv 0$

函数的范数

(1) f(x) 是 $X = \{x_1, \dots, x_m\}$ 上的列表函数, 则

$$||f(x)||_2 = \left(\sum_{i=1}^m w_i f^2(x_i)\right)^{1/2}$$

(2) f(x) 是 [a,b] 上的连续函数,则

$$\begin{split} \|f(x)\|_2 &= \left(\int_a^b w(x) f^2(x) dx\right)^{1/2} &\longrightarrow 2 - 范数 \\ \|f(x)\|_\infty &= \max_{a \leqslant x \leqslant b} \left|f(x)\right| &\longrightarrow \infty - 范数 \\ \|f(x)\|_1 &= \int_a^b \left|f(x)\right| dx &\longrightarrow 1 - 范数 \end{split}$$

函数范数的性质

- (1) 正定性: $||f|| \ge 0$, $||f|| = 0 \iff f \equiv 0$
- (2) 齐次性: $\forall \alpha \in \mathbf{R}, \|\alpha f\| = |\alpha| \|f\|$
- (3) 三角不等式: $||f + g|| \le ||f|| + ||g||$

正交函数

定义

(1) 设 f(x), g(x) 是 $X = \{x_1, \dots, x_m\}$ 上的列表函数, 若内积

$$(f,g) = \sum_{i=1}^{m} w_i f(x_i) g(x_i) = 0,$$

则称 f 与 g 在点集 X 上关于权系数 w_i 正交.

(2) 设 f(x), g(x) 是定义在区间C[a, b] 的连续函数, 若内积

$$(f,g) = \int_a^b w(x)f(x)g(x)dx = 0,$$

则称 f 与 g 在区间 [a,b] 上关于权函数 w(x) 正交

正交函数

正交函数族: $\{g_k(x)\}$

$$(g_i, g_j) = \int_a^b w(x)g_i(x)g_j(x)dx = \begin{cases} 0, & j \neq i, \\ \gamma_i, & j = i. \end{cases}$$

- 标准正交函数族: $\gamma_i \equiv 1$.
- 正交多项式: $g_k(x)$ 是 k 次多项式.

性质

设 $g_0(x), g_1(x), \dots, g_n(x)$ 是正交多项式, 则它们线性无关.

证 设存在常数 c_0, c_1, \dots, c_n 使得

$$c_0g_0(x) + c_1g_1(x) + \cdots + c_ng_n(x) = 0.$$

两边用 $g_k(x)$ 作内积得

$$0 = \left(\sum_{i=0}^{n} c_i g_i, g_k\right) = \sum_{i=0}^{n} c_i (g_i, g_k) = c_k (g_k, g_k) \implies c_k = 0, \forall k,$$

即 $g_0(x), g_1(x), \dots, g_n(x)$ 线性无关.

推论

任意次数低于 n 的 k 次多项式 $p_k(x)$ (k < n) 与 n 次正交多项式 $g_n(x)$ 正交.

证 由 $g_0(x), g_1(x), \dots, g_k(x)$ 线性无关知, 任意 k 次多项式 $p_k(x)$ 可由 $g_0(x), g_1(x), \dots, g_k(x)$ 线性表示, 即存在常数 c_0, c_1, \dots, c_k 使得 $p_k(x) = c_0 g_0(x) + c_1 g_1(x) + \dots + c_k g_k(x),$

从而有

$$(p_k, g_n) = \left(\sum_{i=0}^k c_i g_i, g_n\right) = \sum_{i=0}^k c_i (g_i, g_n) = 0, \ k < n.$$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 15 /68

性质

在正交区间 [a,b] 或 $[\min x_i, \max x_i]$ 上, n 次正交多项式 $g_n(x)$ 恰有 n 个不同的实零点.

证 先证在正交区间上 $g_n(x)$ 必有奇重零点. 采用反证法.

设 $g_n(x) = 0$ 全是偶重根, 则

$$g_n(x) = (x - \alpha_1)^{r_1} (x - \alpha_2)^{r_2} \cdots (x - \alpha_j)^{r_j} q(x),$$

其中 $q(x) \neq 0$ 且不变号.

不妨设 q(x) > 0, r_1, r_2, \dots, r_j 均是偶数, 且 $r_1 + r_2 + \dots + r_j \leq n$. 由 q(x) > 0 知 $g_n(x) \geq 0$, 从而有

$$0 = (1, g_n) = \int_a^b w(x)g_n(x)dx > 0$$

$$\vec{\mathbf{g}} = \sum_{i=1}^m w_i g_n(x_i) > 0.$$

矛盾, 于是 $q_n(x)$ 必有奇重零点.

设奇重零点 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_k$ 的重数分别为 r_1, r_2, \cdots, r_k ,

且
$$r_1 + r_2 + \cdots + r_k \leqslant n$$
, 则

$$g_n(x) = (x - \alpha_1)^{r_1} (x - \alpha_2)^{r_2} \cdots (x - \alpha_k)^{r_k} q(x),$$

其中 $q(x) \neq 0$ 且不变号, 不妨设 q(x) > 0.

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 17 /68

假定 k < n. 构造 k 次多项式

$$p_k(x) = (x - \alpha_1)(x - \alpha_2) \cdots (x - \alpha_k).$$

由推论 5.1.1 知

$$0 = (p_k, g_n) = \int_a^b w(x) p_k(x) g_n(x) dx$$
$$= \int_a^b w(x) (x - \alpha_1)^{r_1 + 1} (x - \alpha_2)^{r_2 + 1} \cdots (x - \alpha_k)^{r_k + 1} q(x) dx > 0$$

计算方法 18 / 68

或

$$0 = (p_k, g_n) = \sum_{i=1}^{m} w_i p_k(x_i) g_n(x_i) dx$$
$$= \sum_{i=1}^{m} w_i (x_i - \alpha_1)^{r_1 + 1} (x_i - \alpha_2)^{r_2 + 1} \cdots (x_i - \alpha_k)^{r_k + 1} q(x_i) > 0$$

矛盾, 因此 $k \ge n$.

由于 $g_n(x)$ 是 n 次多项式, 所以 k=n. 由此知

$$r_1 = r_2 = \dots = r_n = 1.$$

性质

设 $g_0(x), g_1(x), \dots, g_k(x), \dots$ 是最高次项系数为 1 的正交多项式,则有

$$g_{k+1}(x) = (x - b_k)g_k(x) - c_k g_{k-1}(x), \quad k = 1, 2, \cdots$$

其中

$$b_k = \frac{\beta_k}{\gamma_k}, \quad c_k = \frac{\gamma_k}{\gamma_{k-1}}, \quad \beta_k = (xg_k, g_k), \quad \gamma_k = (g_k, g_k).$$

证 由于 $xg_k(x)$ 是 k+1 次多项式,因此它可 多项式的性质,基的表示由 $g_0(x),g_1(x),\cdots,g_{k+1}(x)$ 线性表示,即

$$xg_k(x) = a_0g_1(x) + a_1g_1(x) + \dots + a_kg_k(x) + a_{k+1}g_{k+1}(x).$$

比较 x^{k+1} 的系数, 得 $a_{k+1} = 1$.

两边用 g_i $(j = 0, 1, \dots, k)$ 作内积得

$$(xg_k, g_j) = a_j(g_j, g_j) \implies a_j = \frac{(xg_k, g_j)}{(g_j, g_j)}, \quad j = 0, 1, \dots, k.$$

由于 $(xg_k, g_j) = (g_k, xg_j).$

当 $j = 0, 1, \dots, k-2$ 时, $xg_j(x)$ 是 $j+1 (\leqslant k-1)$ 次多项式, 因此 $(xg_k, g_j) = (g_k, xg_j) = 0 \implies a_j = 0.$

当 j=k-1 时, $xg_j(x)=xg_{k-1}(x)$ 为 k 次多项式, 且最高次项系数为 1. 故

$$xg_{k-1}(x) = a_0^*g_0(x) + a_1^*g_1(x) + \dots + a_{k-1}^*g_{k-1}(x) + g_k(x).$$

于是有

$$(xg_k, g_j) = (xg_k, g_{k-1}) = (g_k, xg_{k-1}) = (g_k, g_k) = \gamma_k,$$

$$\implies a_{k-1} = \frac{(xg_k, g_{k-1})}{(g_{k-1}, g_{k-1})} = \frac{\gamma_k}{\gamma_{k-1}}.$$

当 j=k 时,

$$a_k = \frac{(xg_k, g_k)}{(g_k, g_k)} = \frac{\beta_k}{\gamma_k}.$$

即有

$$xg_k(x) = a_{k-1}g_{k-1}(x) + a_kg_k(x) + g_{k+1}(x).$$

因此

$$xg_k(x) = a_{k-1}g_{k-1}(x) + a_k g_k(x) + g_{k+1}(x).$$

$$g_{k+1}(x) = (x - a_k)g_k(x) - a_{k-1}g_{k-1}(x)$$

$$= \left(x - \frac{\beta_k}{\gamma_k}\right)g_k(x) - \frac{\gamma_k}{\gamma_{k-1}}g_{k-1}(x).$$

正交多项式 Schmidt正交化

事实上, 可设 $xg_0(x) = a_0g_0(x) + a_1g_1(x)$, 则有 $a_1 = 1$ 且

$$(xg_0, g_0) = a_0(g_0, g_0) \implies a_0 = \frac{(xg_0, g_0)}{(g_0, g_0)} = \frac{\beta_0}{\gamma_0}.$$

而 $g_0(x) \equiv 1$, 则有

$$g_1(x) = \left(x - \frac{\beta_0}{\gamma_0}\right) g_0(x).$$

由此可构造正交多项式序列 $\{g_k(x)\}$:

三项递推关系式

$$\begin{cases} g_0(x) = 1, \\ g_1(x) = x - \frac{\beta_0}{\gamma_0}, \\ g_{k+1}(x) = \left(x - \frac{\beta_k}{\gamma_k}\right) g_k(x) - \frac{\gamma_k}{\gamma_{k-1}} g_{k-1}(x), & k = 1, 2, \dots \end{cases}$$

推论

设 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \cdots, \varphi_k(x), \cdots$ 是正交多项式, 则有

$$\varphi_{k+1}(x) = \frac{a_{k+1}}{a_k}(x - \alpha_k)\varphi_k(x) - \frac{a_{k+1}a_{k-1}}{a_k^2}\lambda_k\varphi_{k-1}(x), \quad k = 1, 2, \dots$$

其中 a_k 是正交多项式 $\varphi_k(x)$ 的最高次项系数, 并且

$$\alpha_k = \frac{(x\varphi_k, \varphi_k)}{(\varphi_k, \varphi_k)}, \quad \lambda_k = \frac{(\varphi_k, \varphi_k)}{(\varphi_{k-1}, \varphi_{k-1})}.$$

 令 丹 (数学与统计学院)
 14 算 方 法

 24 /68

三角函数系

 $1, \cos x, \sin x, \cdots, \cos kx, \sin kx, \cdots$

是区间 $[-\pi,\pi]$ 上关于权函数 $w(x) \equiv 1$ 的正交函数系.

$$(1,1) = \int_{-\pi}^{\pi} dx = 2\pi,$$

$$(\sin nx, \sin nx) = \int_{-\pi}^{\pi} \sin^2 nx dx = \frac{1}{2} \int_{-\pi}^{\pi} (1 - \cos 2nx) dx = \pi, \quad \forall k$$

$$(\cos nx, \cos nx) = \int_{-\pi}^{\pi} \cos^2 nx dx = \frac{1}{2} \int_{-\pi}^{\pi} (1 + \cos 2nx) dx = \pi, \quad \forall k$$

$$(\sin nx, \cos mx) = \frac{1}{2} \int_{-\pi}^{\pi} \left[\sin(n+m)x + \sin(n-m)x \right] dx = 0, \quad \forall n, m$$

$$(\sin nx, \sin mx) = (\cos nx, \cos mx) = 0, \quad \forall n, m, n \neq m$$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法

勒让德 (Legendre) 多项式

$$p_k(x) = \frac{1}{2^k k!} \frac{d^k (x^2 - 1)^k}{dx^k}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

是区间 [-1,1] 上关于权函数 $w(x) \equiv 1$ 的正交多项式.

$$\int_{-1}^{1} p_n(x) p_m(x) dx = \begin{cases} \frac{2}{2n+1}, & n = m \\ 0, & n \neq m \end{cases}$$

$$p_0(x) = 1$$
, $p_1(x) = x$, $p_2(x) = \frac{3x^2 - 1}{2}$, $p_3(x) = \frac{5x^3 - 3x}{2}$, ...

勒让德 (Legendre) 多项式的性质:

- (1) $p_k(-x) = (-1)^k p_k(x)$.
- (2) $p_k(1) = 1$, $p_k(-1) = (-1)^k$.
- (3) 当 k 为偶 (奇) 数时, $p_k(x)$ 为偶 (奇) 函数.
- (4) $p_k(x)$ 是 x 的 k 次多项式, 且最高次项系数为 $a_k = \frac{(2k)!}{2^k \cdot (k!)^2}$.
- (5) 递推关系式:

$$p_{k+1}(x) = \frac{2k+1}{k+1} x p_k(x) - \frac{k}{k+1} p_{k-1}(x), \quad k = 1, 2, \dots$$
$$p_k(x) = \frac{1}{2k+1} [p'_{k+1}(x) - p'_{k-1}(x)], \quad k = 1, 2, \dots$$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 27 /68

拉盖尔 (Laguerre) 多项式

$$L_k(x) = e^x \frac{d^k(x^k e^{-x})}{dx^k}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

是区间 $[0, +\infty)$ 上关于权函数 $w(x) = e^{-x}$ 的正交多项式.

$$\int_0^{+\infty} e^{-x} L_n(x) L_m(x) dx = \begin{cases} (n!)^2, & n = m \\ 0, & n \neq m \end{cases}$$

$$L_0(x) = 1$$
, $L_1(x) = 1 - x$, $L_2(x) = x^2 - 4x + 2$, $L_3(x) = -x^3 + 9x^2 - 18x + 6$, ...

拉盖尔 (Laguerre) 多项式的性质:

- (1) $L_k(x)$ 是 x 的 k 次多项式, 且最高次项系数为 $a_k = (-1)^k$.
- (2) 递推关系式:

$$\begin{cases} L_0(x) = 1, \\ L_1(x) = 1 - x, \\ L_{k+1}(x) = (1 + 2k - x)L_k(x) - k^2 L_{k-1}(x), & k = 1, 2, \dots \end{cases}$$

埃尔米特 (Hermite) 多项式

$$H_k(x) = (-1)^k e^{x^2} \frac{d^k e^{-x^2}}{dx^k}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

是区间 $(-\infty, +\infty)$ 上关于权函数 $w(x) = e^{-x^2}$ 的正交多项式.

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} H_n(x) H_m(x) dx = \begin{cases} 2^n n! \sqrt{\pi}, & n = m \\ 0, & n \neq m \end{cases}$$

$$H_0(x) = 1$$
, $H_1(x) = 2x$, $H_2(x) = 4x^2 - 2$, $H_3(x) = 8x^3 - 12x$, ...

埃尔米特 (Hermite) 多项式的性质:

- (1) $H_k(x)$ 是 x 的 k 次多项式, 且最高次项系数为 $a_k = 2^k$.
- (2) 递推关系式:

$$\begin{cases} H_0(x) = 1, \\ H_1(x) = 2x, \\ H_{k+1}(x) = 2xH_k(x) - 2kH_{k-1}(x), & k = 1, 2, \dots \end{cases}$$

最优一致逼近

切比雪夫 (Chebyshev) 多项式

$$T_k(x) = \cos(k \arccos x), \quad k = 0, 1, 2, \cdots$$

是区间 [-1,1] 上关于权函数 $w(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$ 的正交多项式.

$$\int_{-1}^{1} \frac{T_n(x)T_m(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx = \begin{cases} \pi, & n=m=0\\ \frac{\pi}{2}, & n=m=1,2,\cdots\\ 0, & n \neq m \end{cases}$$

$$T_0(x) = 1$$
, $T_1(x) = x$, $T_2(x) = 2x^2 - 1$, $T_3(x) = 4x^3 - 3x$, ...

切比雪夫 (Chebyshev) 多项式的性质:

- (1) $T_k(x)$ 是 x 的 k 次多项式, 且最高次项系数为 $a_k = 2^{k-1}$.
- (2) 当 k 为偶 (奇) 数时, $T_k(x)$ 为偶 (奇) 函数.

证 由三角恒等式

$$\arccos x + \arccos(-x) = \pi, \quad -1 \leqslant x \leqslant 1$$

$$T_k(-x) = \cos[k \arccos(-x)]$$

$$= \cos[k(\pi - \arccos x)]$$

$$= (-1)^k \cos(k \arccos x) = (-1)^k T_k(x).$$

令 丹 (数学与统计学院) 33 /68 33 /68

切比雪夫 (Chebyshev) 多项式的性质:

(3) 递推关系式:

$$\begin{cases} T_0(x) = 1, \\ T_1(x) = x, \\ T_{k+1}(x) = 2xT_k(x) - T_{k-1}(x), & k = 1, 2, \dots \end{cases}$$

证 令
$$\theta = \arccos x$$
, 则 $T_k(x) = \cos k\theta$. 于是有

$$T_{k+1}(x) + T_{k-1}(x) = \cos(k+1)\theta + \cos(k-1)\theta$$
$$= 2\cos\theta\cos k\theta = 2xT_k(x).$$

切比雪夫 (Chebyshev) 多项式的性质:

(4) $T_{2k}(x)$ 只含 x 的偶次幂, $T_{2k+1}(x)$ 只含 x 的奇次幂.

证 由递推关系式有

$$T_{2k+1}(x) = 2xT_{2k}(x) - T_{2k-1}(x),$$

$$T_{2k}(x) = 2xT_{2k-1}(x) - T_{2k-2}(x).$$

由于 $T_0(x) = 1, T_1(x) = x$. 于是 $T_1(x)$ 只含 x 的奇次项, $T_2(x)$ 只含 x 的偶次项. 进而有

 $T_3(x)$ 只含 x 的奇次项, \cdots , $T_{2k+1}(x)$ 只含 x 的奇次项,

 $T_4(x)$ 只含 x 的偶次项, \cdots , $T_{2k}(x)$ 只含 x 的偶次项.

常用正交多项式

切比雪夫 (Chebyshev) 多项式的性质:

(5) $T_k(x)$ 在区间 [-1,1] 上有 k 个零点

$$x_i = \cos\left(\frac{2i+1}{2k}\pi\right), \quad i = 0, 1, \dots, k-1.$$

证 由于 $T_k(x) = \cos k\theta$, $\theta = \arccos x \in (0, \pi)$, 于是 $k\theta \in (0, k\pi)$.

当 $T_k(x) = 0$ 时, 有

$$k\theta = \frac{1}{2}j\pi, \quad j = 1, 3, \dots, 2k - 1$$

因此

$$x_i = \cos \theta = \cos \left(\frac{j}{2k}\pi\right), \quad j = 1, 3, \dots, 2k - 1$$
$$= \cos \left(\frac{2i+1}{2k}\pi\right), \quad i = 0, 1, \dots, k-1$$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 36 /68

切比雪夫多项式的性质

(6) 在区间 [-1,1] 上, $|T_k(x)| \le 1$. 在 k+1 个极值点 $x_i = \cos\left(\frac{i\pi}{k}\right)$ $(i=0,1,\cdots,k)$ 处, $T_k(x)$ 依次交替地取最大值 1 和最小值 -1.

$$T_k(x) = \cos k\theta \implies |T_k(x)| \le 1.$$

$$T_k(x) = 1 \iff \cos k\theta = 1, \quad k\theta = i\pi, \quad i = 0, 2, \cdots,$$
 偶数 $T_k(x) = -1 \iff \cos k\theta = -1, \quad k\theta = j\pi, \quad j = 1, 3, \cdots,$ 奇数 $|T_k(x)| = 1 \iff |\cos k\theta| = 1, \quad k\theta = i\pi, \quad i = 0, 1, \cdots, k$

即

$$x_i = \cos \theta = \cos \left(\frac{i\pi}{k}\right), \quad i = 0, 1, \dots, k.$$

切比雪夫多项式的性质

切比雪夫多项式的极性

(7) 设 $p_n(x)$ 是最高次项系数为 1 的 n 次多项式,则

$$\max_{-1 \le x \le 1} |p_n(x)| \geqslant \max_{-1 \le x \le 1} |2^{1-n} T_n(x)| = 2^{1-n}.$$

证 反证法. 假设存在最高次项系数为 1 的 n 次多项式 $q_n(x)$, 使得

$$\max_{-1 \le x \le 1} |q_n(x)| < \max_{-1 \le x \le 1} |2^{1-n} T_n(x)| = 2^{1-n}.$$

令 $f(x) = q_n(x) - 2^{1-n}T_n(x)$, 由于 $T_n(x)$ 的最高次项为 $2^{n-1}x^n$. 所以 f(x) 是不超过 n-1 次的多项式.

切比雪夫多项式的性质

在
$$T_n(x)$$
 的 $n+1$ 个极值点处, 有

$$f(x_0) = q_n(x_0) - 2^{1-n} < 0,$$

$$f(x_1) = q_n(x_1) + 2^{1-n} > 0,$$

$$f(x_2) = q_n(x_2) - 2^{1-n} < 0,$$

:

 $f(x_k) = q_n(x_k) - (-1)^k 2^{1-n}$ $\begin{cases} < 0, & k$ 为偶数, > 0, & k 为奇数.

由连续性知, f(x) 在 [-1,1] 上有 n 个零点, 而 f(x) 是不超过 n 次的多项式. 产生矛盾, 因此假设不成立.

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 39 /68

2. 最优平方逼近

最优平方逼近

设 f(x) 是定义在点集 $X=\{x_1,x_2,\cdots,x_m\}$ 上的列表函数, 或 f(x) 是定义在区间 [a,b] 上的表达式很复杂的连续函数. 构造广义多项式

$$p(x) = c_0 \varphi_0(x) + c_1 \varphi_1(x) + \dots + c_n \varphi_n(x),$$

使得 $\|p-f\|_2^2$ 最小, 其中 c_0, c_1, \dots, c_n 为待定参数, $\varphi_0(x), \varphi_1(x)$, $\dots, \varphi_n(x)$ 是已知的一组基函数.

最优平方逼近问题: 取 p(x) 作为 f(x) 的近似表达式.

最小二乘拟合

离散时

当 f(x) 是定义在点集 X 上的列表函数时, 设在点 x_i 处的函数值为 y_i , 则

$$||p-f||_2^2 = (p-f, p-f) = \sum_{i=1}^m w_i (p(x_i) - y_i)^2,$$

这时 p(x) 称为最小二乘拟合函数. 若 $\varphi_i(x) = x^i \ (i = 0, 1, \dots, n)$, 则 $p(x) = p_n(x) = c_0 + c_1 x + \dots + c_n x^n$

$$p(x) = p_n(x) = c_0 + c_1 x + \dots + c_n x$$

称为最小二乘拟合多项式.

误差:
$$||p - f||_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^m w_i (p(x_i) - y_i)^2}$$

最优平方逼近

连续时

当 f(x) 是定义在区间 [a,b] 上的连续函数时,

$$||p - f||_2^2 = (p - f, p - f) = \int_a^b w(x)(p(x) - f(x))^2 dx,$$

这时 p(x) 称为 f(x) 在区间 [a,b] 上关于权函数 w(x) 的最优平方逼近函数.

误差:

$$||p - f||_2 = \left(\int_a^b w(x)(p(x) - f(x))^2 dx\right)^{1/2}$$

令 丹 (数学与统计学院) 42 /68 42 /68

注意到 $||p-f||_2^2$ 是参数 c_0,c_1,\cdots,c_n 的函数. 不妨设

$$S(c_0, c_1, \cdots, c_n) = ||p - f||_2^2,$$

则问题转化为无条件极值问题

$$\min S(c_0, c_1, \cdots, c_n) = \min \|p - f\|_2^2.$$

$$S = \|p - f\|_{2}^{2} = (p - f, p - f) = (p, p) - 2(p, f) + (f, f)$$

$$= \left(\sum_{i=0}^{n} c_{i} \varphi_{i}, \sum_{j=0}^{n} c_{j} \varphi_{j}\right) - 2\left(\sum_{i=0}^{n} c_{i} \varphi_{i}, f\right) + (f, f)$$

$$= \sum_{i=0}^{n} \sum_{j=0}^{n} c_{i} c_{j} (\varphi_{i}, \varphi_{j}) - 2\sum_{i=0}^{n} c_{i} (\varphi_{i}, f) + (f, f).$$

今 丹 (数学与统计学院) 计算方法 43 / 68

多元函数求极值:

$$\frac{\partial S}{\partial c_k} = \sum_{i=0}^n c_i(\varphi_i, \varphi_k) + \sum_{j=0}^n c_j(\varphi_k, \varphi_j) - 2(\varphi_k, f)$$

$$= 2\sum_{i=0}^n c_i(\varphi_i, \varphi_k) - 2(\varphi_k, f)$$

$$= 0, \qquad k = 0, 1, \dots, n$$

于是得到

$$\sum_{i=0}^n c_i(arphi_k,arphi_i)=(arphi_k,f), \qquad k=0,1,\cdots,n.$$
 Which we will be written to $k=0,1,\cdots,n$.

计算方法 令 丹 (数学与统计学院) 44 /68

矩阵形式: Ac = b, 其中 $c = (c_0, c_1, \dots, c_n)^T$,

$$A = \begin{pmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_n) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\varphi_n, \varphi_0) & (\varphi_n, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} (\varphi_0, f) \\ (\varphi_1, f) \\ \vdots \\ (\varphi_n, f) \end{pmatrix}.$$

 $\forall c \in \mathbf{R}^{n+1}, \ c \neq 0$, 由 $\varphi_0, \varphi_1, \cdots, \varphi_n$ 线性无关可知

$$\underline{u(x)} = c_0 \varphi_0 + c_1 \varphi_1 + \dots + c_n \varphi_n \neq 0,$$

$$c^{T}Ac = \sum_{i=0}^{n} \sum_{j=0}^{n} c_i c_j(\varphi_i, \varphi_j) = \left(\sum_{i=0}^{n} c_i \varphi_i, \sum_{j=0}^{n} c_j \varphi_j\right) = (u, u) > 0,$$

即 A 对称正定, 正规方程组存在唯一解,

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 45 /68

通常 n 较大时, 正规方程组通常为病态方程组, 所以一般取 $n \leq 6$.

特别地, 当 $arphi_0,arphi_1,\cdots,arphi_n$ 为正交函数时, 正规方程组可以简化为

$$c_k(\varphi_k, \varphi_k) = (\varphi_k, f), \quad k = 0, 1, \dots, n$$

$$\implies c_k = \frac{(\varphi_k, f)}{(\varphi_k, \varphi_k)}, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

$$\implies p(x) = \sum_{k=0}^n \frac{(\varphi_k, f)}{(\varphi_k, \varphi_k)} \varphi_k(x).$$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 46/68

当
$$f(x)$$
 为列表函数时,设 $f(x_k)=y_k,\ k=1,2,\cdots,m$
$$(\varphi_i,\varphi_j)=\sum_{k=1}^m w_k\varphi_i(x_k)\varphi_j(x_k),\quad i,j=0,1,\cdots,n$$

$$(\varphi_i,f)=\sum_{k=1}^m w_k\varphi_i(x_k)f(x_k)=\sum_{k=1}^m w_k\varphi_i(x_k)y_k,\quad i=0,1,\cdots,n$$
 于是正规方程组可写为 当G为方阵, m=n+1时,

$$G^{\mathrm{T}}WGc = G^{\mathrm{T}}Wy$$
,

其中 $W = diag(w_1, w_2, \dots, w_m), y = (y_1, y_2, \dots, y_m)^T$,

$$G = \begin{pmatrix} \varphi_0(x_1) & \varphi_1(x_1) & \cdots & \varphi_n(x_1) \\ \varphi_0(x_2) & \varphi_1(x_2) & \cdots & \varphi_n(x_2) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \varphi_0(x_m) & \varphi_1(x_m) & \cdots & \varphi_n(x_m) \end{pmatrix}.$$

计算方法 令 丹 (数学与统计学院) 47 / 68

当 $w_k \equiv 1$, 正规方程组简化为 $G^{\mathrm{T}}Gc = G^{\mathrm{T}}y$.

这时若取 $\varphi_i = x^i \ (i = 0, 1, \dots, n),$ 则

$$G = \begin{pmatrix} 1 & x_1 & \cdots & x_1^n \\ 1 & x_2 & \cdots & x_2^n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_m & \cdots & x_m^n \end{pmatrix}, \quad (\varphi_i, \varphi_j) = \sum_{k=1}^m x_k^i \cdot x_k^j = \sum_{k=1}^m x_k^{i+j}.$$

故
$$\begin{pmatrix} 1 & x_m & \cdots & x_m^n \end{pmatrix}$$
 故
$$\begin{pmatrix} \sum_{k=1}^m 1 & \sum_{k=1}^m x_k & \cdots & \sum_{k=1}^m x_k^n \\ \sum_{k=1}^m x_k & \sum_{k=1}^m x_k^2 & \cdots & \sum_{k=1}^m x_k^{n+1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \sum_{m=1}^m x_k^n & \sum_{k=1}^m x_k^{n+1} & \cdots & \sum_{k=1}^m x_k^{2n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^m y_k \\ \sum_{k=1}^m x_k y_k \\ \vdots \\ \sum_{k=1}^m x_k^n y_k \end{pmatrix}$$

当 $\varphi_i = x^i$, m = n + 1时, G 为范德蒙矩阵, 非奇异. 于是

$$G^{\mathrm{T}}Gc = G^{\mathrm{T}}y \implies Gc = y.$$

即

$$c_0 + c_1 x_k + \dots + c_n x_k^n = y_k, \quad k = 1, 2, \dots, n+1.$$

因此 $p(x_k) = y_k$. 这时最小二乘拟合多项式为插值多项式,

$$||p - f||_2^2 = 0.$$

最小二乘拟合函数

基函数的选取原则

- 直观性原则. 根据数据点 (x_i, y_i) 的分布选取接近的基函数.
- 比较性原则. 对不同的基函数, 比较误差

$$\|p-f\|_2 = \bigg(\sum_{i=1}^m w_i (p(x_i)-y_i)^2\bigg)^{1/2},$$
 选取误差小的.

• 根据实际问题背景选取. 如有指数特征, 则取 $p = ae^{bx}$. 如有幂函数特征, 则取 $p = ax^b$. 然后通过取对数确定参数 a, b,

$$\ln p = \ln a + bx \quad \mathbf{\vec{g}} \quad \ln p = \ln a + b \ln x,$$

于是得到

$$S(a,b) = \sum_{i=1}^{m} (\ln p(x_i) - \ln y_i)^2.$$

最优平方逼近问题的求解

- (1) 根据问题特点选取一组合适的基函数, 求解线性方程组.
- (2) 由三项递推关系式构造正交多项式 $g_0(x), g_1(x), \cdots, g_n(x)$, 则

$$p(x) = \sum_{k=0}^{n} \frac{(g_k, f)}{(g_k, g_k)} g_k(x).$$

最优平方逼近问题的求解

(3) 变量替换, 再用已知的正交多项式作为基函数构造最优平方逼近函数. 如区间为 [a,b]. 选取 Legendre 多项式作为基函数, 则

$$x = \frac{1}{2}(a+b) + \frac{b-a}{2}t, \quad t \in [-1,1],$$

$$f(x) = f(\frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2}t) = g(t).$$

问题转化为求 g(t) 在区间 [-1,1] 上的最优平方逼近函数 p(t).

$$p(t) \implies t = \frac{2x - (a+b)}{b-a} \implies q(x)$$

即得到 f(x) 在区间 [a,b] 上的最优平方逼近函数.

例 1: 对如下列表函数, 求最小二乘拟合多项式 $p(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2$.

$\overline{x_i}$	1	3	4	5	6	7	8	9	10
y_i	2	7	8	10	11	11	10	9	8

解 由题设可得方程组

$$\begin{pmatrix} \sum_{k=1}^{9} 1 & \sum_{k=1}^{9} x_k & \sum_{k=1}^{9} x_k^2 \\ \sum_{k=1}^{9} x_k & \sum_{k=1}^{9} x_k^2 & \sum_{k=1}^{9} x_k^3 \\ \sum_{k=1}^{9} x_k^2 & \sum_{k=1}^{9} x_k^3 & \sum_{k=1}^{9} x_k^4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^{9} y_k \\ \sum_{k=1}^{9} x_k y_k \\ \sum_{k=1}^{9} x_k^2 y_k \end{pmatrix}$$

于是有

$$\begin{pmatrix} 9 & 53 & 381 \\ 53 & 381 & 3017 \\ 381 & 3017 & 25317 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 76 \\ 489 \\ 3547 \end{pmatrix},$$

解得

$$c_0 = -\frac{1737}{1190} \approx -1.4596639, \quad c_1 = \frac{94387}{26180} \approx 3.6053094,$$

 $c_2 = -\frac{1401}{5236} \approx -0.26757066.$

因此

$$p(x) = -\frac{1737}{1190} + \frac{94387}{26180}x - \frac{1401}{5236}x^2$$

$$\approx -1.4596639 + 3.6053094x - 0.26757066x^2.$$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 54 /68

例 2: 求函数 $f(x) = \sqrt{x}$ 在区间 [0,1] 上的最优平方逼近一次多项式.

一次

解 设 $p_1(x) = c_0 + c_1 x$, 则 $\varphi_0(x) = 1, \varphi_1(x) = x$.

$$(\varphi_i, \varphi_j) = \int_0^1 x^{i+j} dx = \frac{1}{i+j+1}, \quad i, j = 0, 1$$

$$(\varphi_0, f) = \int_0^1 \sqrt{x} dx = \frac{2}{3}, \quad (\varphi_1, f) = \int_0^1 x^{\frac{3}{2}} dx = \frac{2}{5}.$$

于是对应的正规方程组为

$$\begin{pmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (\varphi_0, f) \\ (\varphi_1, f) \end{pmatrix},$$

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 55 /68

即

$$\left(\begin{array}{cc} 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \end{array}\right) \left(\begin{array}{c} c_0 \\ c_1 \end{array}\right) = \left(\begin{array}{c} \frac{2}{3} \\ \frac{2}{5} \end{array}\right),$$

解得

$$c_0 = \frac{4}{15}, \quad c_1 = \frac{4}{5}.$$

因此有

$$p_1(x) = \frac{4}{15} + \frac{4}{5}x.$$

例 3: 利用正交多项式求函数 $f(x) = \arcsin x$ 在区间 [0,1] 上的最优平方逼近二次多项式.

解 设最优平方逼近二次多项式为

$$p_2(x) = c_0 g_0(x) + c_1 g_1(x) + c_2 g_2(x).$$

根据正交化方法构造正交多项式. 令 $g_0(x)=1$,

$$\beta_0 = (xg_0, g_0) = (x, 1) = \int_0^1 x dx = \frac{1}{2},$$

$$\gamma_0 = (g_0, g_0) = (1, 1) = \int_0^1 dx = 1, \quad g_1(x) = x - \frac{\beta_0}{\gamma_0} = x - \frac{1}{2}.$$

$$\beta_1 = (xg_1, g_1) = \left(x^2 - \frac{1}{2}x, x - \frac{1}{2}\right) = \int_0^1 x \left(x - \frac{1}{2}\right)^2 dx = \frac{1}{24},$$

$$\gamma_1 = (g_1, g_1) = \left(x - \frac{1}{2}, x - \frac{1}{2}\right) = \int_0^1 \left(x - \frac{1}{2}\right)^2 dx = \frac{1}{12},$$

$$g_2(x) = \left(x - \frac{\beta_1}{\gamma_1}\right) g_1(x) - \frac{\gamma_1}{\gamma_0} g_0(x)$$

$$= (x - \frac{1}{2})(x - \frac{1}{2}) - \frac{1}{12} = x^2 - x + \frac{1}{6}.$$

于是有

$$(g_0, f) = \int_0^1 \arcsin x dx = \frac{\pi}{2} - 1,$$

$$(g_1, f) = \int_0^1 (x - \frac{1}{2}) \arcsin x dx = \frac{1}{2} - \frac{\pi}{8},$$

$$c_0 = \frac{(g_0, f)}{(g_0, g_0)} = \frac{\pi}{2} - 1, \quad c_1 = \frac{(g_1, f)}{(g_1, g_1)} = 6 - \frac{3\pi}{2}.$$

$$(g_2, f) = \int_0^1 (x^2 - x + \frac{1}{6}) \arcsin x dx = \frac{\pi}{8} - \frac{7}{18},$$

$$(g_2, g_2) = \int_0^1 (x^2 - x + \frac{1}{6})^2 dx = \frac{1}{180},$$

$$c_2 = \frac{(g_2, f)}{(g_2, g_2)} = \frac{45\pi}{2} - 70.$$

故

$$p_2(x) = c_0 g_0(x) + c_1 g_1(x) + c_2 g_2(x)$$

$$= \frac{\pi}{2} - 1 + \left(6 - \frac{3\pi}{2}\right) \left(x - \frac{1}{2}\right) + \left(\frac{45\pi}{2} - 70\right) \left(x^2 - x + \frac{1}{6}\right)$$

$$= 5\pi - \frac{47}{3} + (76 - 24\pi)x + \left(\frac{45\pi}{2} - 70\right)x^2$$

$$\approx 0.041296601 + 0.60177631x + 0.68583471x^2.$$

令 丹 (数学与统计学院) 计算方法 59 / 68

例 4: 求 $f(x) = \cos 2\pi x$ 在区间 [0,1] 上的最优平方逼近二次多项式.

解法 1 设最优平方逼近二次多项式为 $p(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2$, 则 $\varphi_0(x) = 1$, $\varphi_1(x) = x$, $\varphi_2(x) = x^2$.

$$(\varphi_i, \varphi_j) = \int_0^1 x^{i+j} dx = \frac{1}{i+j+1}, \quad i, j = 0, 1, 2$$

$$(\varphi_0, f) = \int_0^1 \cos 2\pi x dx = 0, \quad (\varphi_1, f) = \int_0^1 x \cos 2\pi x dx = 0,$$

$$(\varphi_2, f) = \int_0^1 x^2 \cos 2\pi x dx = \frac{1}{2\pi^2}.$$

于是对应的正规方程组为

$$\begin{pmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & (\varphi_0, \varphi_2) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & (\varphi_1, \varphi_2) \\ (\varphi_2, \varphi_0) & (\varphi_2, \varphi_1) & (\varphi_2, \varphi_2) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (\varphi_0, f) \\ (\varphi_1, f) \\ (\varphi_2, f) \end{pmatrix},$$

即

$$\begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 1/3 \\ 1/2 & 1/3 & 1/4 \\ 1/3 & 1/4 & 1/5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1/2\pi^2 \end{pmatrix},$$

解得

$$c_0 = \frac{15}{\pi^2}, \quad c_1 = -\frac{90}{\pi^2}, \quad c_2 = \frac{90}{\pi^2}.$$

因此有

$$p(x) = \frac{15}{\pi^2} - \frac{90}{\pi^2}x + \frac{90}{\pi^2}x^2.$$

设最优平方逼近二次多项式为 解法 2

$$p(x) = c_0 g_0(x) + c_1 g_1(x) + c_2 g_2(x).$$

根据正交化方法构造正交多项式. 令 $g_0(x) = 1$,

$$\beta_0 = (xg_0, g_0) = (x, 1) = \int_0^1 x dx = \frac{1}{2},$$

$$\gamma_0 = (g_0, g_0) = (1, 1) = \int_0^1 dx = 1, \quad g_1(x) = x - \frac{\beta_0}{\gamma_0} = x - \frac{1}{2}.$$

$$\beta_1 = (xg_1, g_1) = \left(x^2 - \frac{1}{2}x, x - \frac{1}{2}\right) = \int_0^1 x \left(x - \frac{1}{2}\right)^2 dx = \frac{1}{24},$$

今 丹 (数学与统计学院) 计算方法 62 / 68

$$\gamma_1 = (g_1, g_1) = \left(x - \frac{1}{2}, x - \frac{1}{2}\right) = \int_0^1 \left(x - \frac{1}{2}\right)^2 dx = \frac{1}{12},$$

$$g_2(x) = \left(x - \frac{\beta_1}{\gamma_1}\right) g_1(x) - \frac{\gamma_1}{\gamma_0} g_0(x)$$

$$= \left(x - \frac{1}{2}\right) \left(x - \frac{1}{2}\right) - \frac{1}{12} = x^2 - x + \frac{1}{6}.$$

于是有

$$(g_0, f) = \int_0^1 \cos 2\pi x dx = 0,$$

$$(g_1, f) = \int_0^1 (x - \frac{1}{2}) \cos 2\pi x dx = 0,$$

$$c_0 = \frac{(g_0, f)}{(g_0, g_0)} = 0, \quad c_1 = \frac{(g_1, f)}{(g_1, g_1)} = 0.$$

$$(g_2, f) = \int_0^1 (x^2 - x + \frac{1}{6}) \cos 2\pi x dx = \frac{1}{2\pi^2},$$

$$(g_2, g_2) = \int_0^1 (x^2 - x + \frac{1}{6})^2 dx = \frac{1}{180},$$

$$c_2 = \frac{(g_2, f)}{(g_2, g_2)} = \frac{90}{\pi^2}.$$

故

$$p(x) = c_0 g_0(x) + c_1 g_1(x) + c_2 g_2(x)$$

$$= 0 + 0 + \frac{90}{\pi^2} (x^2 - x + \frac{1}{6})$$

$$= \frac{15}{\pi^2} - \frac{90}{\pi^2} x + \frac{90}{\pi^2} x^2.$$

解法 3 取 Legendre 正交多项式作为基函数.

作变量替换 $x=\frac{t+1}{2}\;(-1\leqslant t\leqslant 1)$, 则 $g(t)=\cos\pi(t+1)$. 由于

$$p_0(t) = 1$$
, $p_1(t) = t$, $p_2(t) = \frac{1}{2}(3t^2 - 1)$,

于是可设 g(t) 的最优平方逼近二次多项式为

$$p(t) = c_0 p_0(t) + c_1 p_1(t) + c_2 p_2(t).$$

根据

$$(p_k, p_k) = \frac{2}{2k+1}, \quad k = 0, 1, 2,$$

 $(p_0, g) = \int_{-1}^1 \cos \pi (t+1) dt = 0,$

$$(p_1, g) = \int_{-1}^{1} t \cos \pi (t+1) dt = 0,$$

$$(p_2, g) = \int_{-1}^{1} \frac{1}{2} (3t^2 - 1) \cos \pi (t+1) dt = \frac{6}{\pi^2},$$

可得

$$c_0 = \frac{(p_0, g)}{(p_0, p_0)} = 0$$
, $c_1 = \frac{(p_1, g)}{(p_1, p_1)} = 0$, $c_2 = \frac{(p_2, g)}{(p_2, p_2)} = \frac{15}{\pi^2}$.

故

$$p(t) = \frac{15}{\pi^2} \cdot \frac{1}{2} (3t^2 - 1) = \frac{15}{2\pi^2} (3t^2 - 1).$$

再将 t=2x-1 代入上式, 得到 f(x) 的最优平方逼近二次多项式

$$q(x) = \frac{15}{2\pi^2} (3(2x-1)^2 - 1) = \frac{15}{\pi^2} (6x^2 - 6x + 1).$$

 令 丹 (数学与统计学院)
 66 /68

本章总结

1. 函数的内积、范数与正交多项式

令 丹 (数学与统计学院) 计 算 方 法 67 /68

本章总结

2. 最优平方逼近 $\min_{p(x)} \|f - p\|_2$