

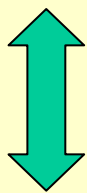
最佳平方逼近



已知 $[a, b]$ 上定义的 $f(x)$ ，求一个简单易算的近似函数 $P(x)$ 使得 $\int_a^b [P(x) - f(x)]^2 dx$ 最小。

最佳平方逼近函数

$$\|f(x) - S^*(x)\|^2 = \min_{S(x) \in \varphi} \|f(x) - S(x)\|_2^2 = \min_{S(x) \in \varphi} \int_a^b \rho(x) [f(x) - S(x)]^2 dx$$



$$I(a_0, a_1, \dots, a_n) = \int_a^b \rho(x) \left[\sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x) - f(x) \right]^2 dx$$

多元函数求最小值

定义

考虑一般的线性无关函数族 $\Phi = \{ \varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x), \dots \}$, 其有限项的线性组合 $P(x) = \sum_{j=0}^n \alpha_j \varphi_j(x)$ 称为**广义多项式** /* generalized polynomial */.



常见多项式:

- $\{ \varphi_j(x) = x^j \}$ 对应**代数**多项式 /* algebraic polynomial */
- $\{ \varphi_j(x) = \cos jx \}$ 、 $\{ \psi_j(x) = \sin jx \} \Rightarrow \{ \varphi_j(x), \psi_j(x) \}$ 对应**三角**多项式 /* trigonometric polynomial */
- $\{ \varphi_j(x) = e^{k_j x}, k_i \neq k_j \}$ 对应**指数**多项式 /* exponential polynomial */

设 $P(x) = a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + \dots + a_n\varphi_n(x)$

则有: $\frac{\partial I}{\partial a_k} = 0 \Rightarrow \sum_{j=0}^n (\varphi_k, \varphi_j) a_j = (\varphi_k, y), k = 0, \dots, n$

即:
$$\begin{pmatrix} b_{ij} = (\varphi_i, \varphi_j) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (\varphi_0, y) \\ \vdots \\ (\varphi_n, y) \end{pmatrix} = \vec{c}$$

法方程组
/*normal equations */

定理 $B\vec{a} = \vec{c}$ 存在唯一解 $\Leftrightarrow \varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$ 线性无关。

证明: 若存在一组系数 $\{\alpha_i\}$ 使得 $\alpha_0\varphi_0 + \alpha_1\varphi_1 + \dots + \alpha_n\varphi_n = 0$

则等式两边分别与 $\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n$ 作内积, 得到:

$$\begin{cases} \alpha_0(\varphi_0, \varphi_0) + \alpha_1(\varphi_1, \varphi_0) + \dots + \alpha_n(\varphi_n, \varphi_0) = 0 \\ \alpha_0(\varphi_0, \varphi_1) + \alpha_1(\varphi_1, \varphi_1) + \dots + \alpha_n(\varphi_n, \varphi_1) = 0 \\ \vdots \\ \alpha_0(\varphi_0, \varphi_n) + \alpha_1(\varphi_1, \varphi_n) + \dots + \alpha_n(\varphi_n, \varphi_n) = 0 \end{cases} \quad \text{即: } B\vec{\alpha} = \vec{0}$$

... .. ■

满足法方程组的解，也满足

$$\|f(x) - S^*(x)\|^2 = \min_{S(x) \in \varphi} \|f(x) - S(x)\|_2^2 = \min_{S(x) \in \varphi} \int_a^b \rho(x) [f(x) - S(x)]^2 dx$$

即
$$\int_a^b \rho(x) [f(x) - S^*(x)]^2 dx \leq \int_a^b \rho(x) [f(x) - S(x)]^2 dx$$

$$\begin{aligned} D &= \int_a^b \rho(x) [f(x) - S(x)]^2 dx - \int_a^b \rho(x) [f(x) - S^*(x)]^2 dx \\ &= \int_a^b \rho(x) [S(x) - S^*(x)]^2 dx + 2 \int_a^b \rho(x) [S^*(x) - S(x)] [f(x) - S^*(x)] dx \end{aligned}$$

由于 $S^*(x)$ 的系数是法方程组的解

$$\int_a^b \rho(x) [f(x) - S^*(x)] \varphi_k(x) dx = 0$$

$$D = \int_a^b \rho(x) [S(x) - S^*(x)]^2 dx \geq 0$$



记 $\delta(x) = f(x) - S^*(x)$, 则平方误差为

$$\begin{aligned}\|\delta(x)\|_2^2 &= (f(x) - S^*(x), f(x) - S^*(x)) \\ &= (f(x), f(x)) - (S^*(x), f(x)) \\ &= \|f(x)\|_2^2 - \sum_{k=0}^n a_k^* (\varphi_k(x), f(x))\end{aligned}$$

若取 $\varphi_k(x) = x^k, \rho(x) = 1, f(x) \in C[0,1]$ 求 **n**次最佳平方逼近多项式

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

$$(\varphi_j(x), \varphi_k(x)) = \int_0^1 x^{k+j} dx = \frac{1}{k+j+1}$$

$$(f(x), \varphi_k(x)) = \int_0^1 f(x)x^k dx = d_k$$

Hilbert矩阵

当 **n**较大时, **Hilbert**矩阵是病态的, 直接求解相当困难

例5 设 $f(x) = \sqrt{1+x^2}$, 求 $[0,1]$ 上的一次最佳平方逼近多项式

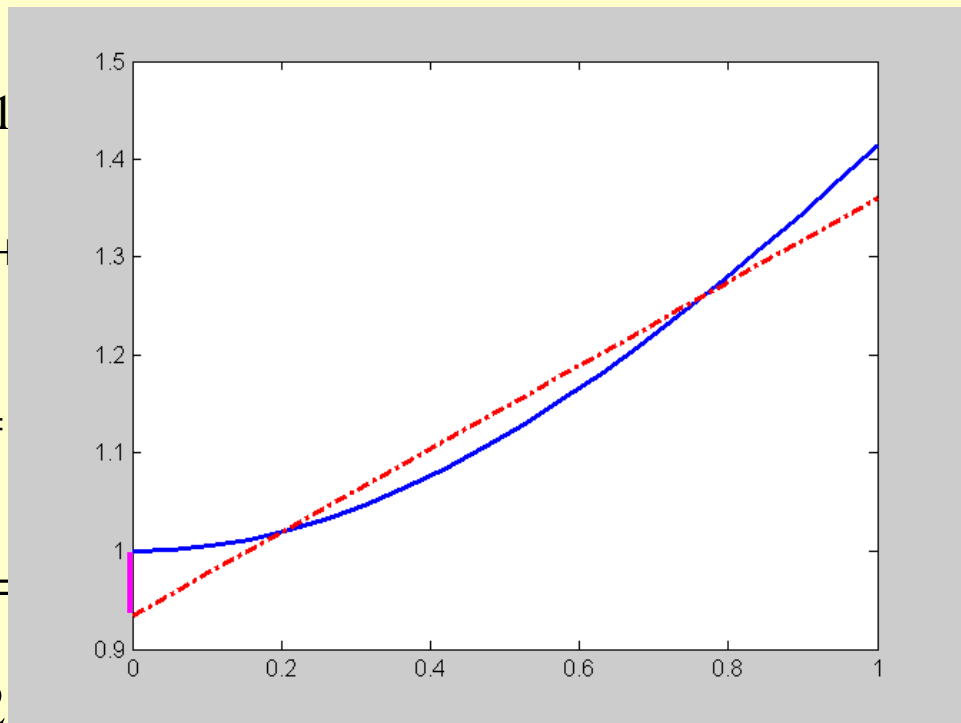
解
$$d_0 = \int_0^1 \sqrt{1+x^2} dx = \frac{1}{2} \ln(1 + \sqrt{2})$$

$$d_1 = \int_0^1 x \sqrt{1+x^2} dx = \frac{1}{3} (1 + \sqrt{2})$$

得方程组
$$\begin{bmatrix} 1 & 1/2 \\ 1/2 & 1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_0 \\ d_1 \end{bmatrix}$$

解出 $a_0 = 0.934$ $a_1 = 0.426$

$$S^*(x) = 0.934 + 0.426x$$



平方误差
$$\begin{aligned} \|\delta(x)\|_2^2 &= (f(x), f(x)) - (S_1^*(x), f(x)) \\ &= \int_0^1 \sqrt{1+x^2} dx - 0.426d_1 - 0.934d_0 = 0.0026 \end{aligned}$$

最大误差
$$\|\delta(x)\|_\infty = \max_{0 \leq x \leq 1} |\sqrt{1+x^2} - S_1^*(x)| \approx 0.066$$



改进：若能取函数族 $\Phi = \{ \varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x), \dots \}$,
使得任意一对 $\varphi_i(x)$ 和 $\varphi_j(x)$ 两两（带权）正交，
则 B 就化为**对角阵**！

这时直接可算出
$$a_k = \frac{(\varphi_k, y)}{(\varphi_k, \varphi_k)}$$

最佳平方逼近函数为：
$$S^*(x) = \sum_{k=0}^n \frac{(f(x), \varphi_k(x))}{\|\varphi_k(x)\|_2^2} \varphi_k(x)$$

均方误差为：
$$\begin{aligned} \|\delta(x)\|_2 &= \|f(x) - S_n^*(x)\|_2 \\ &= \left(\|f(x)\|_2^2 - \sum_{k=0}^n \left[\frac{(f(x), \varphi_k(x))}{\|\varphi_k(x)\|_2} \right]^2 \right)^{\frac{1}{2}} \end{aligned}$$

Bessel不等式
$$\sum_{k=0}^n (a_k^* \|\varphi_k(x)\|_2)^2 \leq \|f(x)\|^2$$

广义Fourier级数
$$\sum_{k=0}^{\infty} a_k^* \varphi_k(x)$$

➤ **定理7** 设 $f(x) \in C[a, b]$, $S^*(x)$ 是 $f(x)$ 的最佳平方逼近多项式, 其中 $\{\varphi_k(x)\}_{k=0}^n$ 是正交多项式族, 则有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|f(x) - S_n^*(x)\|_2 = 0$$

➤ **例** 考虑函数 $f(x) \in C[a, b]$ 的 Legendre 多项式 $\{P_0(x), P_1(x), \dots, P_n(x)\}$ 展开

$$S_n^*(x) = a_0^* P_0(x) + a_1^* P_1(x) + \dots + a_n^* P_n(x)$$

其中

$$a_k^* = \frac{(f(x), P_k(x))}{(P_k(x), P_k(x))} = \frac{2k+1}{2} \int_{-1}^1 f(x) P_k(x) dx$$

平方误差为

$$\|\delta(x)\|_2^2 = \int_{-1}^1 f^2(x) dx - \sum_{k=0}^n \frac{2}{2k+1} a_k^{*2}$$

► **定理8** 设 $f(x) \in C^2[-1, 1]$, $S_n^*(x)$ 是 $f(x)$ 的基于 Legendre 多项式的最佳平方逼近, 则对任意 $x \in [-1, 1]$ 和 $\varepsilon > 0$, 当 n 充分大时, 有

$$|f(x) - S_n^*(x)| \leq \frac{\varepsilon}{\sqrt{n}}$$

► **定理9** 在所有最高次项系数为1的 n 次多项式中, Legendre 多项式 $\tilde{P}_n(x)$ 在 $[-1, 1]$ 上与零的平方误差最小。

证明: 设 $Q_n(x)$ 是任意一个最高次项系数为1的 n 次多项式, 它可表示为 $Q_n(x) = \tilde{P}_n(x) + \sum_{k=0}^{n-1} a_k \tilde{P}_k(x)$

$$\|Q_n(x)\|_2^2 = (\tilde{P}_n(x), \tilde{P}_n(x)) + \sum_{k=0}^{n-1} a_k^2 (\tilde{P}_k(x), \tilde{P}_k(x)) \geq (\tilde{P}_n(x), \tilde{P}_n(x)) = \|\tilde{P}_n(x)\|_2^2$$

当且仅当 $a_0 = a_1 = \dots = a_{n-1} = 0$ 时等号才成立, 即当 $Q_n(x) = \tilde{P}_n(x)$ 时, 平方误差最小

例6 求 $f(x)=e^x$ 在 $[-1,1]$ 上的三次最佳平方逼近多项式.

解 $(f(x), P_0(x)) = \int_{-1}^1 e^x dx = e - \frac{1}{e} \approx 2.3504$

$$(f(x), P_1(x)) = \int_{-1}^1 x e^x dx = \frac{2}{e} \approx 0.7358$$

$$(f(x), P_2(x)) = \int_{-1}^1 \left(\frac{3}{2}x^2 - \frac{1}{2}\right) e^x dx = e - \frac{1}{e}$$

$$(f(x), P_3(x)) = \int_{-1}^1 \left(\frac{5}{2}x^3 - \frac{3}{2}x\right) e^x dx = \frac{37}{e}$$

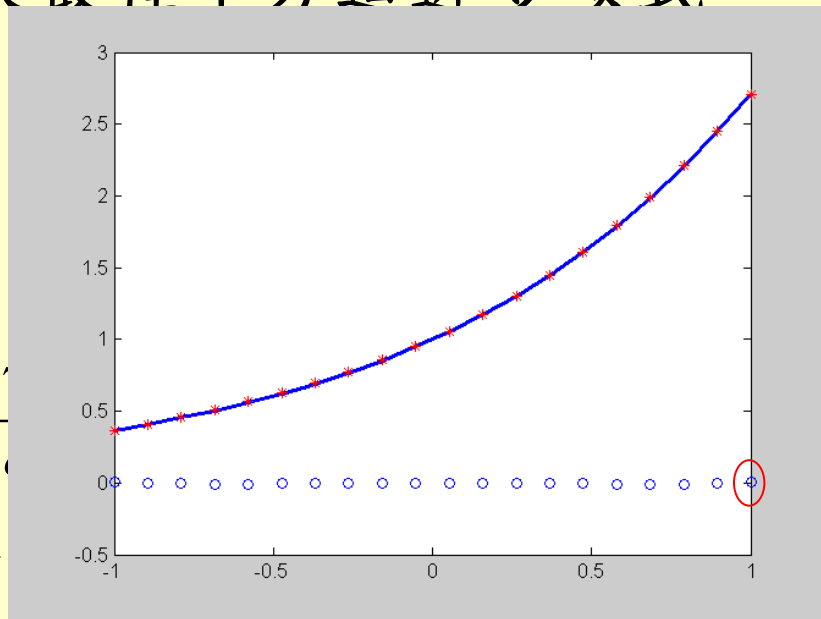
$$a_0^* = \frac{1}{2}(f(x), P_0(x)) = 1.1752$$

$$a_1^* = \frac{3}{2}(f(x), P_1(x)) = 1.1036$$

$$a_2^* = \frac{5}{2}(f(x), P_2(x)) = 0.3578$$

$$a_3^* = \frac{7}{2}(f(x), P_3(x)) = 0.07046$$

$$S_3^*(x) = 0.9963 + 0.9979x + 0.5367x^2 + 0.1761x^3$$



均方误差 $\|\delta(x)\|_2 = \left(\int_{-1}^1 e^{2x} dx - \sum_{k=0}^3 \frac{2}{2k+1} a_k^{*2} \right)^{1/2} \leq 0.0084$

最大误差

$$\|\delta(x)\|_\infty = \|e^x - S_3^*(x)\|_\infty \leq 0.0113$$

若 $f(x) \in C[a, b]$, 求 $[a, b]$ 上的最佳平方逼近多项式, 做变换

$$x = \frac{b-a}{2}t + \frac{b+a}{2} \quad -1 \leq t \leq 1$$

令 $F(t) = f(\frac{b-a}{2}t + \frac{b+a}{2})$ 在 $[-1, 1]$ 上可用Legendre多项式做

最佳平方逼近多项式 $S_n^*(t)$

从而得到 $[a, b]$ 上的最佳平方逼近多项式

$$S_n^*\left(\frac{1}{b-a}(2x - a - b)\right)$$

注: 利用函数的Legendre展开部分和得到最佳平方逼近多项式与由 $S(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n$

直接通过解法方程得到的最佳平方逼近多项式是一致的。

Chebyshev级数

$f(x) \in C[-1, 1]$ 展开成广义Fourier级数为

$$\frac{C_0^*}{2} + \sum_{k=1}^{\infty} C_k^* T_k(x)$$

其中

$$C_k^* = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{f(x) T_k(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx \quad T_k(x) = \cos(k \arccos x)$$

若 $f(x)$ 的二阶导数在 $[-1, 1]$ 上分段连续, 则 $f(x)$ 在 $[-1, 1]$ 上的Chebyshev级数一致收敛于 $f(x)$, 即

$$f(x) = \frac{C_0^*}{2} + \sum_{k=1}^{\infty} C_k^* T_k(x)$$

取部分和为

$$S_n^* = \frac{C_0^*}{2} + \sum_{k=1}^n C_k^* T_k(x)$$

误差为

$$f(x) - S_n^*(x) \approx C_{n+1}^* T_{n+1}(x)$$



近似最佳一致
逼近多项式

例8 $f(x)=e^x$ 在 $[-1, 1]$ 上的Chebyshev级数部分和 S_3

$$C_k^* = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{f(x)T_k(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx = \frac{2}{\pi} \int_0^\pi e^{\cos\theta} \cos k\theta d\theta$$

$$C_0=2.532, C_1=1.130, C_2=0.271, C_3=0.044$$

$$S_3 = 0.995 + 0.997x + 0.542x^2 + 0.117x^3$$

误差 $\|e^x - S_3(x)\|_\infty \approx 0.00607$