

第七章 函数逼近

第一节 函数逼近的基本问题

第二节 连续函数的最佳平方逼近

第三节 离散数据的最小二乘拟合

第四节 非线性最小二乘曲线拟合

第一节 函数逼近的基本问题

连续函数最佳逼近的一般提法

设 $f(x) \in X = C[a, b]$, $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$ 在 $[a, b]$ 上线性无关, $H = \text{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)\}$

是逼近 $f(x)$ 的函数类, 求 $s(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x) \in H$

使得 $\rho(f(x), s(x)) = \min$ (即逼近误差最小)

已知函数 $y = f(x) \in C[a, b]$

称为被逼近函数

构造函数 $s(x) \in H \subset C[a, b]$

称为逼近函数

$\rho(f(x), s(x)) = \min$

称为逼近条件

要解决的两个问题:

1. 确定函数类: 由某一组确定的基张成的函数空间。

例: $H = \text{span}\{x, \sin x\},$

$$\forall \varphi(x) \in H, \quad \varphi(x) = ax + b \sin x$$

2. 逼近条件的度量标准:

要求整体均匀逼近 (最佳逼近思想)。

*Taylor*展开

$$\begin{aligned} f(x) &= P_n(x) + O(h^{n+1}) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) \\ &+ \frac{f''(x_0)}{2!}(x - x_0)^2 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^n + O(h^{n+1}) \end{aligned}$$

按逼近误差的度量有两种逼近问题
(即两种最佳逼近)

1. 赋范线性空间中的最佳一致逼近
(契比雪夫意义下的逼近)

$$\rho(f(x), s(x)) = \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - s(x)| = \|f(x) - s(x)\|_{\infty}$$

2. 内积空间的最佳平方逼近

$$\rho(f(x), s(x)) = \|f(x) - s(x)\|_2$$

第二节 连续函数的最佳平方逼近

在 $C[a,b]$ 中, 定义带权 $\rho(x)$ 内积

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

及内积范数 $\|f\|_2 = \sqrt{(f(x), f(x))} = \left(\int_a^b \rho(x) (f(x))^2 dx \right)^{\frac{1}{2}}$

$C[a,b]$ 构成内积空间。

在内积空间 $C[a,b]$ 中, 取 $n+1$ 个线性无关函数 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$ 张成 $C[a,b]$ 的子空间

$$H = \text{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)\} \subset C[a,b]$$

连续函数最佳平方问题的一般提法

在内积空间 $C[a,b]$ 中, 设 $f(x) \in C[a,b]$, 但 $f(x) \notin H$,

在 H 中寻找一个函数 $s(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x) \in H$

使得 $\|f(x) - s(x)\|_2^2 = \min_{\varphi(x) \in H} \|f(x) - \varphi(x)\|_2^2$

若 $s(x)$ 存在, 则称其为 $f(x)$ 在 $[a,b]$ 上的最佳平方逼近函数。

需要解决几个重要问题:

1. H 中 $s(x)$ 的存在唯一性;
2. 构造 $s(x)$ 的具体方法;
3. 误差 $\|\delta\|^2 = \|f(x) - s(x)\|^2$ 。

例：选取常数 a, b 使 $\int_0^{\frac{\pi}{2}} [ax + b - \sin x]^2 dx$ 达到最小

解：设 $I(a, b) = \int_0^{\frac{\pi}{2}} [ax + b - \sin x]^2 dx$

确定 a, b 使 $I(a, b)$ 达到最小，必须满足

$$\frac{\partial I}{\partial a} = 0, \quad \frac{\partial I}{\partial b} = 0$$

$$I(y) = \int_{\alpha(y)}^{\beta(y)} f(x, y) dx$$

即
$$\begin{cases} 2 \int_0^{\frac{\pi}{2}} [ax + b - \sin x] x dx = 0 \\ 2 \int_0^{\frac{\pi}{2}} [ax + b - \sin x] dx = 0 \end{cases}$$

$$I'(y) = \int_{\alpha(y)}^{\beta(y)} f'_y(x, y) dx + \beta'(y) \cdot f(\beta(y), y) - \alpha'(y) \cdot f(\alpha(y), y)$$

$$\begin{cases} a \int_0^{\frac{\pi}{2}} x^2 dx + b \int_0^{\frac{\pi}{2}} x dx = \int_0^{\frac{\pi}{2}} x \sin x dx \\ a \int_0^{\frac{\pi}{2}} x dx + b \int_0^{\frac{\pi}{2}} dx = \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin x dx \end{cases}$$

$$\begin{cases} \frac{\pi^3}{24} a + \frac{\pi^2}{8} b = 1 \\ \frac{\pi^2}{8} a + \frac{\pi}{2} b = 1 \end{cases}$$

解得 $a \approx 0.6644389, b \approx 0.1147707$

一、H中最佳平方逼近函数的存在性

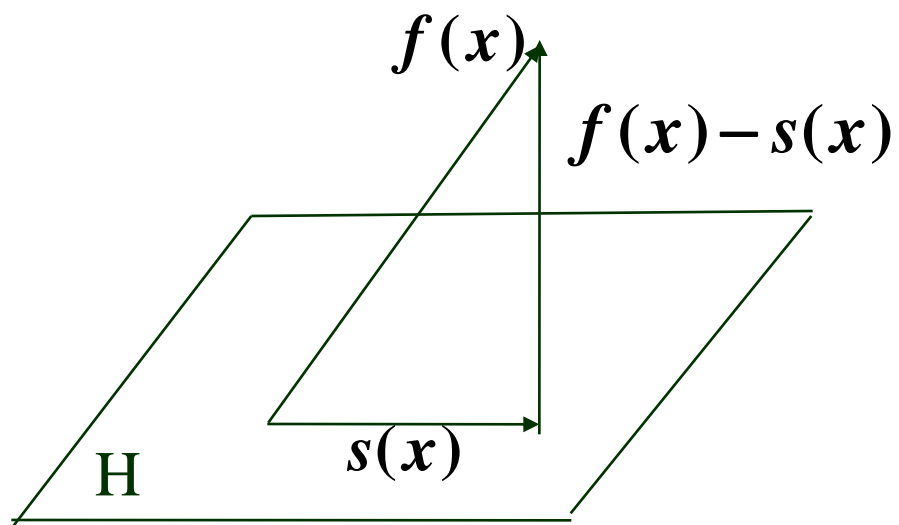
定理1 设内积空间 $X = C[a, b]$ 中的子空间

$$H = \text{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)\} \subset X,$$

函数 $s(x) \in H$ 是对 $f(x) \in X$ 的最佳平方逼近函数的充分必要条件是 $f(x) - s(x)$ 与所有的 $\varphi_j(x)$ ($j=0, 1, \dots, n$) 正交, 即满足

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

几何解释:



证：必要性：

$$\text{记 } g(c_0, c_1, \dots, c_n) = \|f(x) - s(x)\|_2^2 = \int_a^b \rho(x) \left(f(x) - \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x) \right)^2 dx$$

求解 $s(x) \in H$, 使 $\|f(x) - s(x)\|_2^2 = \min$

\Leftrightarrow 求多元函数 $g(c_0, c_1, \dots, c_n)$ 的极小值。

由多元函数取极值的必要条件， g 的极小点 (c_0, c_1, \dots, c_n) 应满足方程组

$$\begin{aligned} \frac{\partial g}{\partial c_k} &= -2 \int_a^b \rho(x) \left[f(x) - \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x) \right] \varphi_k(x) dx \\ &= -2(f(x) - s(x), \varphi_k(x)) = 0 \quad k = 0, 1, 2, \dots, n \end{aligned}$$

故 $s(x)$ 的系数 c_0, c_1, \dots, c_n 是如下方程组的解

$$(f(x) - s(x), \varphi_k(x)) = 0, \quad k = 0, 1, 2, \dots, n \quad (1)$$

或
$$\sum_{j=0}^n c_j (\varphi_j, \varphi_k) = (f, \varphi_k), \quad (k = 0, 1, \dots, n) \quad (2)$$

方程组 (1)、(2) 称为**法方程**。

充分性: 设 $s(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x)$, 其中 c_0, c_1, \dots, c_n 是(2)的解,

即
$$(f(x) - s(x), \varphi_k(x)) = 0, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

要证对于任意 $\varphi(x) \in H$ 有 $\|f(x) - s(x)\| \leq \|f(x) - \varphi(x)\|$

对于任意 $\varphi(x) \in H$, $\varphi(x) = \sum_{j=0}^n \alpha_j \varphi_j(x)$, 必有

$$(f(x) - s(x), \varphi(x)) = 0$$

因为

$$\begin{aligned}\|f(x) - \varphi(x)\|^2 &= \|f(x) - s(x) + s(x) - \varphi(x)\|^2 \\&= \|f(x) - s(x)\|^2 + 2(f(x) - s(x), s(x) - \varphi(x)) + \|s(x) - \varphi(x)\|^2 \\&= \|f(x) - s(x)\|^2 + \|s(x) - \varphi(x)\|^2 \geq \|f(x) - s(x)\|^2\end{aligned}$$

所以, $s(x)$ 是 H 中对 $f(x)$ 的最佳平方逼近函数。

二、构造 $\mathbf{s}(\mathbf{x})$ 的具体方法

设在 H 中, 对 $f(x) \in X$ 的最佳平方逼近函数为

$$s(\mathbf{x}) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(\mathbf{x})$$

$$\text{由}(f(x) - s(x), \varphi_k(x))$$

$$= (f(x) - \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x), \varphi_k(x)) = 0, \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

[illegible]

若记向量 $C = (c_0, c_1, \dots, c_n)^T \in R^{n+1}$ 用矩阵形式表示为 $GC = F$
称 $GC = F$ 为法方程

$$\text{其中 } G = \begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_0) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_0) \\ (\varphi_0, \varphi_1) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_1) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ (\varphi_0, \varphi_n) & (\varphi_1, \varphi_n) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{bmatrix} \in R^{(n+1) \times (n+1)}$$

$$F = ((f, \varphi_0), (f, \varphi_1), \dots, (f, \varphi_n))^T \in R^{n+1}$$

矩阵 G 称为关于 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$ 的 *Gram* 矩阵, 也常记为 $G(\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n)$, 是对称正定的。

定理2 设 $\varphi_j(x) (x = 0, 1, \dots, n)$ 是内积空间 H 中的元素，则其Gram矩阵 G 非奇异的充分必要条件是 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$ 线性无关。

定理3 法方程的解是存在且唯一的。

解法方程 $GC=F$ 求出 C 以后，就可得到最佳平方逼近函数

$$s(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x)$$

三、逼近误差

$$\text{记 } \delta = f(x) - s(x)$$

$$\begin{aligned}\|\delta\|_2^2 &= \|f - s\|^2 = (f - s, f - s) \\ &= (f, f) - (s, f) - (f - s, s)\end{aligned}$$

$$= (f, f) - \left(\sum_{j=0}^n c_j \varphi_j, f\right)$$

$$= (f, f) - \sum_{j=0}^n c_j (\varphi_j, f)$$

称 $\|\delta\|_2^2$ 为最佳平方逼近误差，简称平方误差。

$$\text{最大误差为 } \|\delta\|_\infty = \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - s(x)|$$

四、用多项式空间作为逼近函数类

选取H为多项式空间

$H = \text{span}\{1, x, x^2, \dots, x^n\}$, 即取 $\varphi_j(x) = x^j, j = 0, 1, \dots, n$

取权 $\rho(x) = 1$, 则法方程 (2) 中的元素由下式定义

$$(\varphi_j(x), \varphi_k(x)) = \int_a^b x^{j+k} dx = \frac{b^{j+k+1} - a^{j+k+1}}{j+k+1}$$

$$j = k, k+1, \dots, n, k = 0, 1, \dots, n$$

$$(f, \varphi_k) = \int_a^b f(x) x^k dx, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

求解法方程组 $GC=F$, 设所得解为 c_0, c_1, \dots, c_n ,

则得 $f(x)$ 的最佳平方逼近多项式 $s(x)$:

$$s(x) = c_0 + c_1 x + \dots + c_n x^n$$

例： 给定 $f(x) = \sqrt{1+x^2}, 0 \leq x \leq 1$, 取逼近空间 $H = \text{span}\{1, x\}$, 在 H 中求其最佳平方逼近函数。

解： 取 $H = \text{span}\{1, x\}$, $\rho(x) = 1$

$$\text{由 } (\varphi_j, \varphi_k) = \int_a^b x^{j+k} dx = \frac{b^{j+k+1} - a^{j+k+1}}{j+k+1}, \text{ 得}$$

$$(\varphi_0, \varphi_0) = \int_0^1 dx = 1, (\varphi_1, \varphi_0) = \int_0^1 x dx = \frac{1}{2}, (\varphi_1, \varphi_1) = \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}$$

$$(\varphi_0, f) = \int_0^1 \sqrt{1+x^2} dx = 1.147, (\varphi_1, f) = \int_0^1 \sqrt{1+x^2} x dx = 0.609$$

$$\text{法方程为 } \begin{bmatrix} 1 & 1/2 \\ 1/2 & 1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.147 \\ 0.609 \end{bmatrix}$$

解得 $c_0 = 0.934, c_1 = 0.426$, 所求最佳平方逼近函数为

$$s(x) = 0.936 + 0.426x$$

平方误差为

$$\begin{aligned}\|\delta\|_2^2 &= (f, f) - (s, f) \\ &= (f, f) - (c_0\varphi_0 + c_1\varphi_1, f) \\ &= \int_0^1 (1+x^2)dx - c_0(\varphi_0, f) - c_1(\varphi_1, f) \\ &= \frac{2}{3} - 0.934 \times 1.147 - 0.426 \times 0.906 = 0.0026\end{aligned}$$

$$\text{最大误差为 } \|\delta\|_\infty = \max_{0 \leq x \leq 1} \left| \sqrt{1+x^2} - s(x) \right| = 0.066$$

在 $[0, 1]$ 上由 $\{1, x, x^2, \dots, x^n\}$ 构造最佳平方逼近多项式时，法方程的系数矩阵是Hilbert矩阵，形如

$$H = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \dots & \frac{1}{n+1} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \dots & \frac{1}{n+2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{1}{n+1} & \frac{1}{n+2} & \dots & \frac{1}{2n+1} \end{bmatrix}$$

Hilbert矩阵是一种典型的病态矩阵，随着 n 越大，病态越严重。因此法方程是病态方程组，数值计算结果是不稳定的。因此要改用正交多项式构造最佳平方逼近多项式。

五、基于正交多项式的逼近函数类

设 $\{\varphi_j(x)\}(j=0,1,\dots,n)$ 是区间 $[a,b]$ 上带权 $\rho(x)$ 的正交多项式组,取 H 为

$$H = \text{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)\}$$

则法方程 (2) 为

$$\begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & & & \\ & (\varphi_1, \varphi_1) & & \\ & & \dots\dots\dots & \\ & & & (\varphi_n, \varphi_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ \dots \\ c_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (f, \varphi_0) \\ (f, \varphi_1) \\ \vdots \\ (f, \varphi_n) \end{bmatrix}$$

解方程组，得 $c_j = \frac{(\varphi_j, f)}{(\varphi_j, \varphi_j)}$, $j = 0, 1, \dots, n$

因此得最佳平方逼近多项式

$$s(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x) = \sum_{j=0}^n \frac{(\varphi_j, f)}{(\varphi_j, \varphi_j)} \varphi_j(x)$$

平方误差为

$$\begin{aligned} \|\delta\|_2^2 &= (f, f) - (s, f) = (f, f) - \left(\sum_{j=0}^n c_j \varphi_j, f \right) \\ &= (f, f) - \sum_{j=0}^n c_j (\varphi_j, f) \\ &= (f, f) - \sum_{j=0}^n c_j^2 (\varphi_j, \varphi_j) \end{aligned}$$

复习：由线性无关序列 $\{x^n\}_{n=0}^{\infty} = \{1, x, x^2, \dots, x^n, \dots\}$ 可构成首1的正交多项式 $\{\varphi_n(x)\}_{n=0}^{\infty} = \{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x), \dots\}$

$$\begin{cases} \varphi_0(x) = 1 \\ \varphi_{k+1}(x) = (x - a_{k+1})\varphi_k(x) - \beta_k \varphi_{k-1}(x) \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \end{cases}$$

其中

$$\begin{cases} a_{k+1} = \frac{(x\varphi_k(x), \varphi_k(x))}{(\varphi_k(x), \varphi_k(x))} & (k = 0, 1, 2, \dots) \\ \beta_0 = 0, \beta_k = \frac{(\varphi_k(x), \varphi_k(x))}{(\varphi_{k-1}(x), \varphi_{k-1}(x))} & (k = 0, 1, 2, \dots) \end{cases}$$

公式中的内积 $(x\varphi_k(x), \varphi_k(x)) = \int_a^b \rho(x)x \cdot \varphi_k^2(x)dx$ 。

工程中常用的五种重要的正交多项式

(1) *Legendre*(勒让德) 多项式

$P_n(x)$, 在 $[-1,1]$ 上带权 $\rho(x)=1$ 正交多项式;

(2) 第一类 *Chebyshev*(契比雪夫) 多项式

$T_n(x)$, 在 $[-1,1]$ 上带权 $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$ 正交多项式;

(3) 第二类 *Chebyshev*(契比雪夫) 多项式

$U_n(x)$, 在 $[-1,1]$ 上带权 $\rho(x) = \sqrt{1-x^2}$ 正交多项式;

(4) *Laguerre*(拉盖尔) 多项式

$L_n(x)$, 在 $[0, +\infty]$ 上带权 $\rho(x) = e^{-x}$ 正交多项式;

(5) *Hermite*(埃尔米特) 多项式

$H_n(x)$, 在 $(-\infty, +\infty)$ 上带权 $\rho(x) = e^{-x^2}$ 正交多项式。

1、Legendre多项式

正交关系

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

前几项

$$P_0(x) = 1$$

$$P_1(x) = x$$

$$P_2(x) = \frac{1}{2}(3x^2 - 1)$$

$$P_3(x) = \frac{1}{2}(5x^3 - 3x)$$

$$P_4(x) = \frac{1}{8}(35x^4 - 30x^2 + 3)$$

$$P_5(x) = \frac{1}{8}(63x^5 - 70x^3 + 15x)$$

1. 利用Legendre多项式, 求最佳平方逼近多项式

取 $[a,b]=[-1,1], \rho(x)=1$

$\varphi_j(x) = P_j(x), (j=0,1,\dots,n)$

则
$$c_j = \frac{(P_j, f)}{(P_j, P_j)} = \frac{2j+1}{2} \int_{-1}^1 f(x) P_j(x) dx, \quad (j=0,1,\dots,n)$$

因此得Legendre最佳平方逼近多项式

$$s(x) = \sum_{j=0}^n c_j P_j(x) = \sum_{j=0}^n \frac{(P_j, f)}{(P_j, P_j)} P_j(x)$$

平方误差为
$$\|\delta\|_2^2 = (f, f) - \sum_{j=0}^n c_j^2 (P_j, P_j) = (f, f) - \sum_{j=0}^n \frac{2}{2j+1} c_j^2$$

正交关系

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

前几项

$$P_0(x) = 1$$

$$P_1(x) = x$$

$$P_2(x) = \frac{1}{2}(3x^2 - 1)$$

$$P_3(x) = \frac{1}{2}(5x^3 - 3x)$$

$$P_4(x) = \frac{1}{8}(35x^4 - 30x^2 + 3)$$

$$P_5(x) = \frac{1}{8}(63x^5 - 70x^3 + 15x)$$

例：求 $f(x) = x^4$ 在区间 $[-1, 1]$ 上的二次最佳平方逼近多项式。

解：取 $\varphi_j(x) = P_j(x), j = 0, 1, 2$.

则有 $\varphi_0(x) = 1, \varphi_1(x) = x, \varphi_2(x) = \frac{1}{2}(3x^2 - 1)$

$$\text{则 } c_j = \frac{(P_j, f)}{(P_j, P_j)} = \frac{2j+1}{2} \int_{-1}^1 f(x) P_j(x) dx, \quad (j = 0, 1, \dots, n)$$

$$c_0 = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 x^4 dx = \frac{1}{5}, c_1 = \frac{3}{2} \int_{-1}^1 x^5 dx = 0, \quad c_2 = \frac{5}{2} \int_{-1}^1 \frac{1}{2} x^4 (3x^2 - 1) dx = \frac{4}{7}$$

故 $f(x) = x^4$ 在 $[-1, 1]$ 上的最佳平方逼近多项式为

$$s(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x) = \frac{1}{5} + \frac{4}{7} \cdot \frac{1}{2} (3x^2 - 1) = \frac{6}{7} x^2 - \frac{3}{35}$$

$$\text{平方误差为 } \|\delta\|_2^2 = (f, f) - \sum_{j=0}^n c_j^2 (P_j, P_j) = (f, f) - \sum_{j=0}^n \frac{2}{2j+1} c_j^2$$

$$\begin{aligned} \text{平方误差为 } \|\delta\|_2^2 &= (f, f) - \sum_{j=0}^n \frac{2}{2j+1} c_j^2 \\ &= \int_{-1}^1 x^8 dx - \left[2 \times \left(\frac{1}{5}\right)^2 + \frac{2}{5} \times \left(\frac{4}{7}\right)^2 \right] \approx 0.011609977 \end{aligned}$$

例 设 $f(x) = |x|, x \in [-1, 1]$, 用 *Legendre* 多项式
在 $\text{span}\{1, x^2, x^4\}$ 中求最佳平方逼近多项式。

解: 函数 $f(x) = |x| = \begin{cases} -x & x \in [-1, 0] \\ x & x \in [0, 1] \end{cases}$

最佳平方逼近多项式 $S(x) = c_0 p_0(x) + c_2 p_2(x) + c_4 p_4(x)$

$$c_0 = \frac{1}{2} \left(\int_{-1}^0 -x p_0(x) dx + \int_0^1 x p_0(x) dx \right) = 0.5$$

$$c_2 = \frac{5}{2} \left(\int_{-1}^0 -x p_2(x) dx + \int_0^1 x p_2(x) dx \right) = 0.625$$

$$c_4 = \frac{9}{2} \left(2 \int_0^1 x p_4(x) dx \right) = -0.1875$$

求得最佳平方逼近多项式为

$$S(x) = 0.5 + 0.3125(3x^2 - 1) - 0.02344(35x^4 - 30x^2 + 3)$$

2、Chebyshev多项式

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

前几项

$$T_0(x) = 1,$$

$$T_1(x) = x,$$

$$T_2(x) = 2x^2 - 1,$$

$$T_3(x) = 4x^3 - 3x,$$

$$T_4(x) = 8x^4 - 8x^2 + 1,$$

$$T_5(x) = 16x^5 - 20x^3 + 5x,$$

$$T_6(x) = 32x^6 - 48x^4 + 18x^2 - 1,$$

2. 利用Chebyshev多项式, 求最佳平方逼近多项式

取 $[a, b] = [-1, 1]$, $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$

$$\varphi_j(x) = T_j(x), (j = 0, 1, \dots, n)$$

$$\text{则 } c_j = \frac{(T_j, f)}{(T_j, T_j)} = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{f(x)T_j(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx, (j = 0, 1, \dots, n)$$

*Chebyshev*最佳平方逼近多项式为

$$s(x) = \frac{c_0}{2} + \sum_{j=1}^n c_j T_j(x)$$

$$\text{平方误差为 } \|\delta\|_2^2 = (f, f) - \sum_{j=0}^n c_j^2 (T_j, T_j) = (f, f) - \sum_{j=0}^n \frac{\pi}{2} c_j^2$$

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

前几项

$$T_0(x) = 1,$$

$$T_1(x) = x,$$

$$T_2(x) = 2x^2 - 1,$$

$$T_3(x) = 4x^3 - 3x,$$

$$T_4(x) = 8x^4 - 8x^2 + 1,$$

$$T_5(x) = 16x^5 - 20x^3 + 5x,$$

$$T_6(x) = 32x^6 - 48x^4 + 18x^2 - 1,$$

例：求 $f(x) = x^4, x \in [-1, 1]$, 在 $M = \text{span}\{T_0(x), T_1(x), T_2(x)\}$ 中的最佳平方逼近多项式。

解： $T_0(x) = 1, T_1(x) = x, T_2(x) = 2x^2 - 1$

$$c_0 = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{x^4}{\sqrt{1-x^2}} dx = \frac{3}{4}, \quad c_1 = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{x^5}{\sqrt{1-x^2}} dx = 0,$$

$$c_2 = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{x^4(2x^2-1)}{\sqrt{1-x^2}} dx = \frac{1}{2}$$

于是所求最佳平方逼近多项式为

$$s(x) = \frac{3}{8} + \frac{1}{2}(2x^2 - 1) = x^2 - \frac{1}{8}, \quad -1 \leq x \leq 1$$

$$\text{其最大误差为 } \max_{-1 \leq x \leq 1} |f(x) - s(x)| = \max_{-1 \leq x \leq 1} \left| x^4 - x^2 + \frac{1}{8} \right| = 0.125$$

3、利用 $Legndre$ 多项式和 $Chebyshev$ 多项式, 求函数 $f(x)$ 在任意有限区间 $[a,b]$ 上的最佳平方逼近函数。

作变量代换将区间 $[a,b]$ 变为 $[-1,1]$

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

$$f(x) = f\left(\frac{b-a}{2}t + \frac{b+a}{2}\right) = F(t)$$

对 $F(t), t \in [-1,1]$ 按 $P_n(t)$ 或 $T_n(t)$ 求最佳平方逼近多项式 $S(t)$

最后换回原变量 x

$$s(t) \rightarrow s\left(\frac{1}{b-a}(2x - a - b)\right)$$

例 求函数 $y = \arctan x$ 在 $[0, 1]$ 上的一次最佳平方逼近多项式。

解：解法1, 作变量替换 $x = \frac{1}{2}(t+1)$, 将 $[0, 1]$ 变换到 $[-1, 1]$,

函数 $y = \arctan x$, $x \in [0, 1]$ 变为 $y = \arctan \frac{t+1}{2}$, $t \in [-1, 1]$ 。

利用多项式 $P_0(t) = 1, P_1(t) = t$, 求 $y = \arctan \frac{t+1}{2}$ 在 $[-1, 1]$ 上的一次最佳平方逼近多项式。

$$(P_0(t), y) = \int_{-1}^1 \arctan \frac{t+1}{2} dt = \frac{\pi}{2} - \ln 2,$$

$$(P_1(t), y) = \int_{-1}^1 t \arctan \frac{t+1}{2} dt = \frac{\pi}{2} - 2 + \ln 2,$$

$$c_0 = \frac{1}{2}(P_0(t), y) = \frac{\pi}{4} - \frac{1}{2}\ln 2,$$

$$c_1 = \frac{3}{2}(P_1(t), y) = \frac{3}{2}\left(\frac{\pi}{2} - 2 + \ln 2\right),$$

所求的一次最佳平方逼近多项式为

$$\tilde{s}(t) = c_0 P_0(t) + c_1 P_1(t) = \left(\frac{\pi}{4} - \frac{1}{2}\ln 2\right) + \frac{3}{2}\left(\frac{\pi}{2} - 2 + \ln 2\right)t$$

$$\text{即: } s(x) = \left(\frac{\pi}{4} - \frac{1}{2}\ln 2\right) + \frac{3}{2}\left(\frac{\pi}{2} - 2 + \ln 2\right)(2x - 1) \\ \approx 0.042909 + 0.791831x$$

例 求函数 $y = \arctan x$ 在 $[0,1]$ 上的一次最佳平方逼近多项式。

解2: 直接在 $[0,1]$ 上构造正交多项式

$$\varphi_0(x) = 1, \quad \varphi_1(x) = x - \frac{1}{2}$$

$$(\varphi_0(x), \varphi_0(x)) = \int_0^1 1 dx = 1,$$

$$(\varphi_1(x), \varphi_1(x)) = \int_0^1 \left(x - \frac{1}{2}\right)^2 dx = \frac{1}{12}$$

$$(\varphi_0(x), y) = \int_0^1 \arctan x dx = \frac{\pi}{4} - \frac{1}{2} \ln 2,$$

$$(\varphi_1(x), y) = \int_0^1 \left(x - \frac{1}{2}\right) \arctan x dx = \frac{1}{4} \left(\frac{\pi}{4} - 2 + \ln 2\right),$$

$$c_0 = \frac{(\varphi_0(x), y)}{(\varphi_0(x), \varphi_0(x))} = \frac{\pi}{4} - \frac{1}{2} \ln 2$$

$$c_1 = \frac{(\varphi_1(x), y)}{(\varphi_1(x), \varphi_1(x))} = 3\left(\frac{\pi}{2} - 2 + \ln 2\right)$$

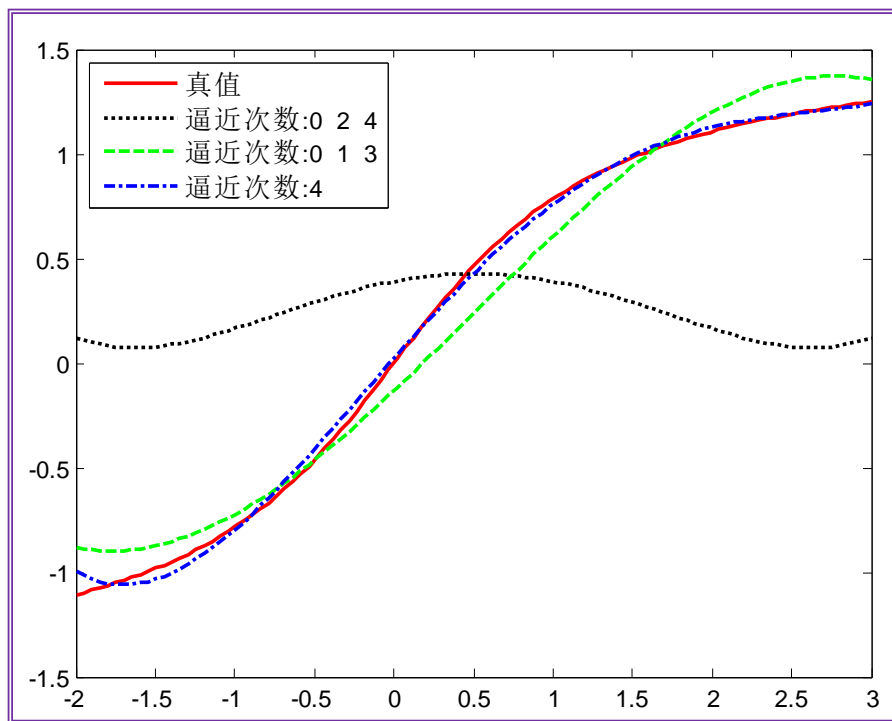
所求的一次最佳平方逼近多项式为

$$s(x) = c_0 \varphi_0(x) + c_1 \varphi_1(x)$$

$$= \left(\frac{\pi}{4} - \frac{1}{2} \ln 2\right) + 3\left(\frac{\pi}{2} - 2 + \ln 2\right)\left(x - \frac{1}{2}\right)$$

$$\approx 0.042909 + 0.791831x$$

实例： 设 $f(x) = \arctan(x)$ 。试用 $Legendre$ 多项式分别在 $\Phi_1 = \text{span}\{p_0, p_2, p_4\}$, $\Phi_2 = \text{span}\{p_0, p_1, p_3\}$, $\Phi_3 = \text{span}\{p_0, p_1, p_2, p_3, p_4\}$ 中于区间 $[-2, 3]$ 上求其最佳平方逼近多项式。



结论： 选择不同的逼近空间逼近效果可能相差很远，由于被逼近函数 $f(x)$ 为奇函数，故用 Φ_1 逼近时效果很差， Φ_2 则相对较好， Φ_3 逼近效果最佳。