



北京航空航天大学  
BEIHANG UNIVERSITY

# 数值分析

主讲教师：贺慧霞

北京航空航天大学数学科学学院



# 第五章 插值与逼近

## 5.6-1 函数的最佳平方逼近



对空间  $C[a, b]$  的任意两个函数  $f, g$ , 定义内积

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

**定义1** 设集合  $S$  是数域  $P$  上的线性空间, 元素  $x_1, x_2, \dots, x_n \in S$ , 如果存在不全为零的数  $a_1, a_2, \dots, a_n \in P$ , 使得

$$a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n = 0, \quad (1.1)$$

则称  $x_1, x_2, \dots, x_n$  **线性相关**, 否则称  $x_1, x_2, \dots, x_n$  **线性无关**, 即只有当  $a_1 = a_2 = \dots = a_n = 0$  时等式(1.1)才成立.



若线性空间S是由 $n$ 个线性无关元素 $x_1, \dots, x_n$ 生成的，即对任意 $x \in S$ ，都有

$$x = a_1 x_1 + \dots + a_n x_n,$$

则 $x_1, \dots, x_n$ 称为空间S的**一组基**，记为 $S = \text{span}\{x_1, \dots, x_n\}$ ，并称空间S为 **$n$ 维空间**，系数 $a_1, \dots, a_n$ 为 $x$ 在基 $x_1, \dots, x_n$ 下的**坐标**，记作 $(a_1, \dots, a_n)$ 。

如果S中有无限多个线性无关元素 $x_1, \dots, x_n, \dots$ ，则称S为**无限维线性空间**。



## 一、连续函数的范数

† 设函数组  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$  都是  $[a, b]$  上的连续函数，并且在  $[a, b]$  上线性无关。以此函数组为基，生成空间  $C[a, b]$  上的一个子空间

$$H_n = \text{Span}\{\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n\}$$

则  $H_n$  中的任意一个元素为  $p(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x)$

对空间  $C[a, b]$  的任意两个函数  $f, g$ ，定义内积

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



## 向量范数的定义:

定义在 $R^n$ 上的实值函数 $\|\cdot\|$ 称为**向量范数**,如果 $\forall x, y \in R^n$ ,  
 $k \in R$ ,满足

(1)正定性:  $\|x\| \geq 0$ ;

(2)齐次性:  $\|kx\| = |k|\|x\|$ ;

(3)满足三角不等式:  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ .

向量范数是一种度量, 用来衡量一个向量的长度或它到原点 (即零向量) 的距离。



**常用范数** 设  $\vec{x} = [x_1, \dots, x_n]^T \in R^n$ ,

$$\|\vec{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad (\text{列范数})$$

$$\|\vec{x}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n |x_i|^2} \quad (\text{欧氏范数})$$

$$\|\vec{x}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i| \quad (\text{行范数})$$

**cauchy-schwarz不等式:**

$$\left( \sum_{k=1}^n a_k b_k \right)^2 \leq \left( \sum_{k=1}^n a_k^2 \right) \left( \sum_{k=1}^n b_k^2 \right)$$



类似的对连续函数空间 $C[a, b]$ , 若 $f \in C[a, b]$ 可定义以下三种常用函数的范数

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

称为 $\infty$ -范数

$$\|f\|_1 = \int_a^b |f(x)| dx,$$

称为1-范数

$$\|f\|_2 = \left( \int_a^b f^2(x) dx \right)^{\frac{1}{2}},$$

称为2-范数

可以验证这样定义的范数均满足范数定义中的三个条件.





## 二、最佳逼近

函数逼近主要讨论：给定 $f(x) \in C[a, b]$ , 求它的最佳逼近函数.

如果 $P^* \in \Phi = \text{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)\}$ , 使得误差

$$\|f - P^*\| = \min_{P \in \Phi} \|f - P\|$$

则称 $P^*(x)$ 是 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的最佳逼近函数.

$H_n(x)$ :  $[a, b]$ 上 $n$ 次多项式空间,  $\forall p(x) \in H_n$ ,  $p(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x)$ .

如果 $P^* \in H_n$ , 使得误差  $\|f - P^*\| = \min_{P \in H_n} \|f - P\|$

则称 $P^*(x)$ 是 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的最佳逼近多项式.



# 1 最优一致逼近多项式

如果 $P^* \in H_n$ ,使得误差

$$\|f - P^*\|_{\infty} = \min_{P \in H_n} \|f - P\|_{\infty} = \min_{P \in H_n} \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - P(x)|$$

则称 $P^*(x)$ 是 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的**最优一致逼近多项式**.

# 2 最佳平方逼近

如果 $P^* \in H_n$ ,使得误差

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

则称 $P^*(x)$ 是 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的**最佳平方逼近多项式**.



需要解决几个重要问题： $\min_{p \in H_n} \|f(x) - p(x)\|_2^2$  是否有解？  
唯一？

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



# 魏尔斯特拉斯(Weierstrass)定理

**定理1** 设  $f(x) \in C[a, b]$ , 则对任何  $\varepsilon > 0$ , 总存在一个代数多项式  $p(x)$ , 使

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p(x)| < \varepsilon$$

在  $[a, b]$  上一致成立.

**(Weierstrass定理)**

Weierstrass, 德,  
1885年提出,  
时年70岁;  
1912年Bernstein  
(俄)证明

## 伯恩斯坦多项式

$\forall f(x) \in C[0, 1]$ , 定义

$$B_n(x; f) \equiv \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} f\left(\frac{k}{n}\right) x^k (1-x)^{n-k}$$

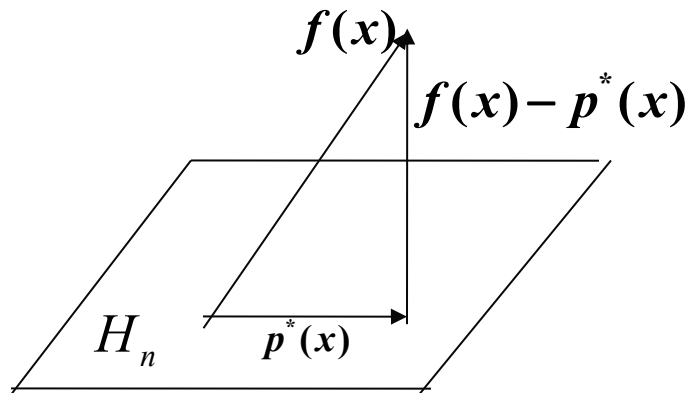


### 三、最优平方逼近多项式的存在、唯一性定理

**定理 5.7** 设  $f(x) \in C[a, b]$ ,  $p^*(x) \in H_n$  是子空间  $H_n$  中对于  $f(x)$  的最佳平方逼近元素的充分必要条件是  $(f - p^*, \varphi_j) = 0, j = 0, 1, \dots, n$  或对于任意一个  $p(x) \in H_n$ , 总有  $(f - p^*, p) = 0$ 。

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

**几何解释:**



$$p^* \text{ 最佳} \Rightarrow (f - p^*, \varphi_k) = 0 \quad k = 0, \dots, n$$

必要性 用反证法。设存在一个函数  $\varphi_k(x)$ , 使得

$$(f - p^*, \varphi_k) = \sigma_k \neq 0$$

令

$$\underline{q(x)} = \underbrace{p^*(x)}_{\in H_n} + \underbrace{\left[ \frac{\sigma_k}{(\varphi_k, \varphi_k)} \right]}_{\in \mathbb{R}} \underbrace{\varphi_k(x)}_{\in H_n}$$

显然  $q(x) \in H_n$ , 利用内积性质, 可得

$$\begin{aligned} (f - q, f - q) &= (f - p^*, f - p^*) - \frac{\sigma_k}{(\varphi_k, \varphi_k)} \underbrace{(f - p^*, \varphi_k)}_{\neq 0} + \frac{\sigma_k^2}{(\varphi_k, \varphi_k)} \underbrace{(\varphi_k, \varphi_k)}_{= (\varphi_k, \varphi_k)} = \\ &= (f - p^*, f - p^*) - \frac{\sigma_k^2}{(\varphi_k, \varphi_k)} < \underbrace{(f - p^*, f - p^*)}_{> 0} \end{aligned}$$

这表示  $p^*(x)$  不是最佳平方逼近元素, 所出现的矛盾证实必要性成立。



$$(f - p^*, \varphi_j) = 0, j=0, \dots, n \Rightarrow p^* \text{ 最佳}$$

充分性 设条件(5.81)成立。对任意的  $p(x) \in H_n$ , 有

$$\begin{aligned} (f - p, f - p) &= (f - p^* + p^* - p, f - p^* + p^* - p) = \\ &= (f - p^*, f - p^*) + 2(f - p^*, p^* - p) + \\ &+ (p^* - p, p^* - p) \end{aligned}$$

$p^* = \sum_{j=0}^n c_j^* \varphi_j, \quad p(x) = \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j$   
 $\Rightarrow p^* - p = \sum_{j=0}^n (c_j^* - c_j) \varphi_j$

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

$$(p^* - p, p^* - p) \geq 0$$

所以有

$$(f - p, f - p) \geq (f - p^*, f - p^*)$$

因而  $p^*(x)$  是  $H_n$  中对于  $f(x)$  的最佳平方逼近元素。



**定理** 设 $X$ 为一个内积空间,  $u_1, u_2, \dots, u_n \in X$ , 矩阵

$$G = \begin{pmatrix} (u_1, u_1) & (u_2, u_1) & \cdots & (u_n, u_1) \\ (u_1, u_2) & (u_2, u_2) & \cdots & (u_n, u_2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (u_1, u_n) & (u_2, u_n) & \cdots & (u_n, u_n) \end{pmatrix} \quad (1.7)$$

称为**格拉姆(Gram)矩阵**, 则 $G$ 非奇异的充分必要条件是 $u_1, u_2, \dots, u_n$ 线性无关.

**证明**  $G$ 非奇异等价于 $\det G \neq 0$ , 其充分必要条件是下面齐次线性方程组只有零解

$$\left( \sum_{j=1}^n a_j u_j, u_k \right) = \sum_{j=1}^n (u_j, u_k) a_j = 0, \quad k = 1, \dots, n \quad (1.8)$$





$$\left( \sum_{j=1}^n a_j u_j, u_k \right) = \sum_{j=1}^n (u_j, u_k) a_j = 0, \quad k = 1, \dots, n \quad (1.8)$$

$$\text{而} \quad \sum_{j=1}^n a_j u_j = a_1 u_1 + a_2 u_2 + \dots + a_n u_n = 0 \quad (1.9)$$

$$\Leftrightarrow \left( \sum_{j=1}^n a_j u_j, \sum_{j=1}^n a_j u_j \right) = 0 \quad \Leftrightarrow \left( \sum_{j=1}^n a_j u_j, u_k \right) = 0, \quad k = 1, \dots, n$$

从以上的等价关系可知道， $\det G \neq 0$ 等价于从方程(1.8)推出 $a_1 = a_2 = \dots = a_n = 0$ ，而后者等价于从方程(1.9)推出 $a_1 = a_2 = \dots = a_n = 0$ ，即

$u_1, u_2, \dots, u_n$  线性无关.      证毕



若  $\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n$  是  $C[a, b]$  中的线性无关函数族，记  $\Phi = \text{span}\{\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n\}$ ，它的拉姆 (Gram) 矩阵为

$$G = G(\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n) = \begin{pmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_n) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_n) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (\varphi_n, \varphi_0) & (\varphi_n, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{pmatrix}.$$

根据定理3知  $\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n$  线性无关的充分必要条件是

$$\det G(\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n) \neq 0.$$



**定理 5.8** 设  $f(x) \in C[a,b]$ , 则在子空间  $H_n$  中对于  $f(x)$  的最佳平方逼近元素是唯一的。

pf: 假设  $p(x), q(x) \in H_n$  是  $f(x)$  的最佳平方逼近多项式, 则  $(f-p, p-q) = (f-q, p-q) = 0$

$$\text{于是 } (p-q, p-q) = (p-f+f-q, p-q) = (p-f, p-q) + (f-q, p-q) = 0$$

$$\Rightarrow \text{在 } [a,b] \text{ 上有 } (p-q, p-q) = 0 \Rightarrow p \equiv q$$

由定理5.7, 我们就可以**求出最佳平方逼近元素**, 具体如下:

求最佳平方逼近元素  $p^*(x) = \sum_{k=0}^n c_k^* \varphi_k(x)$ , **只要求出  $c_k^*$** .

$$\text{因为 } (f - p^*, \varphi_j) = (f, \varphi_j) - \sum_{k=0}^n c_k^* (\varphi_k, \varphi_j) = 0$$

$$\text{于是可得 } \sum_{k=0}^n c_k^* (\varphi_k, \varphi_j) = (f, \varphi_j)$$



设  $\varphi_0, \dots, \varphi_n \in C[a, b]$ , 则 Gram 矩阵为

$$G = G(\varphi_0, \dots, \varphi_n) = \begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_n) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_n) \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ (\varphi_n, \varphi_0) & (\varphi_n, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{bmatrix}$$

$\varphi_0, \dots, \varphi_n$  线性无关  $\Rightarrow \det(G) \neq 0$ .

$$\begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_n) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_n) \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ (\varphi_n, \varphi_0) & (\varphi_n, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \overset{C^*}{c_0^*} \\ \overset{C^*}{c_1^*} \\ \vdots \\ \overset{C^*}{c_n^*} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \overset{\beta}{(f, \varphi_0)} \\ (f, \varphi_1) \\ \vdots \\ (f, \varphi_n) \end{bmatrix},$$

此方程组称为 **法方程**.

$$G C^* = \beta$$

故方程组存在唯一解.



**【例1】：**选取常数 $a, b$ 使 $\int_0^{\frac{\pi}{2}} [\sin x - (ax + b)]^2 dx$ 达到最小

**分析：**相当于求一次最佳平方逼近多项式 $ax + b$ 逼近 $\sin x$ .

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

确定 $a, b$ 使 $I(a, b)$ 达到最小，必须满足

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

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



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

$$= \int_0^{\frac{\pi}{2}} x d(-\cos x) = -x \cos x \Big|_0^{\frac{\pi}{2}} + \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos x dx$$

$$= \sin x \Big|_0^{\frac{\pi}{2}} = 1$$

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

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



## 最佳平方逼近误差

$$\delta = \|f - P^*\|_2^2 = (f - P^*, f - P^*)$$

Thm 5.7

因为  $(f - P^*, P^*) = 0$ , 所以  $\delta = (f - P^*, f) = (f, f) - (P^*, f)$

$$= (f, f) - \sum_{k=0}^n c_k^* (\varphi_k, f).$$

均方误差  $\sqrt{\delta}$ .



**【例2】：** 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  $H = \text{span}\{1, x\}$ ,  $\rho(x) = 1$

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

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

法方程为 
$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.147 \\ 0.609 \end{bmatrix}$$
 解得  $c_0 = 0.934, c_1 = 0.426$ ,





解得  $c_0 = 0.934, c_1 = 0.426$ ,

所求最佳平方逼近函数为

$$s(x) = 0.934 + 0.426x$$

最佳平方逼近误差为

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

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

$$g(0) = |\sqrt{1+x^2} - s(x)| \approx 0.066. \quad g(1) = |\sqrt{1+1^2} - s(1)| \approx 0.054.$$

$$\text{驻点 } x_0 \approx 0.74216028. \quad g(x_0) \approx 0.019.$$



**【例3】** 设  $f(x)=e^x, x\in[0,1]$ , 求2次最佳平方逼近多项式

$$S_2^*(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2.$$

**解:**  $H_2 = \text{span}\{1, x, x^2\},$

法方程组为:

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.7183 \\ 1.0000 \\ 0.7183 \end{bmatrix}$$

解得  $a_0 = 1.1013, a_1 = 0.851, a_2 = 0.839,$

于是  $S_2^*(x) = 1.1013 + 0.851x + 0.839x^2.$



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。所以要改用  
正交多项式构造最佳平方逼近多项式。



### 三、基于正交多项式的逼近函数类

$$(\varphi_i, \varphi_j) = 0 \quad i \neq j$$

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

$$H = \text{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)\} \quad G = ((\varphi_i, \varphi_j)) \text{ 对角阵}$$

则法方程为

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

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



因此得最佳平方逼近多项式

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

最佳平方逼近误差为

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

最大误差为  $\max_{-1 \leq x \leq 1} |f(x) - s(x)|$



## 1、利用Legendre多项式，求最佳平方逼近多项式

取  $[a,b]=[-1,1], \rho(x)=1$

$$\varphi_j(x) = L_j(x) = \frac{1}{2^j j!} \frac{d^j}{dx^j} (x^2 - 1)^j, (j = 0, 1, \dots, n) \quad (L_j, L_j) = \frac{2}{2j+1},$$

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

因此得Legendre最佳平方逼近多项式

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

Legendre无穷级数

$$\sum_{j=0}^{\infty} u_j(x) = \sum_{j=0}^{\infty} c_j L_j(x) = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(L_j, f)}{(L_j, L_j)} L_j(x)$$



最佳平方逼近误差  $\delta = (f, f) - \sum_{j=0}^n c_j^2 (L_j, L_j) = (f, f) - \sum_{j=0}^n \frac{2}{2j+1} c_j^2$

前几项

$$L_0(x) = 1$$

$$L_1(x) = x$$

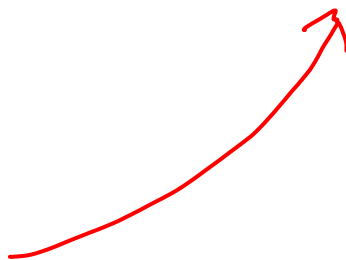
$$L_2(x) = \frac{1}{2}(3x^2 - 1)$$

$$L_3(x) = \frac{1}{2}(5x^3 - 3x)$$

$$L_4(x) = \frac{1}{8}(35x^4 - 30x^2 + 3)$$

$$L_5(x) = \frac{1}{8}(63x^5 - 70x^3 + 15x)$$

$$S(x) = \sum_{j=0}^n c_j \underline{L_j(x)}$$



**【例3】：**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  $\varphi_j(x) = L_j(x), j = 0, 1, 2$ .

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

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

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

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

最佳平方逼近误差为

$$\mathcal{E}_f = \frac{(L_j, f)^2}{(L_j, L_j)} = \sum_{j=0}^2 \frac{2j+1}{2j+1} c_j^2 \int_{-1}^1 f(x) L_j(x) dx = \left[ \frac{1}{5} \left( \frac{1}{5} \right)^2 + \frac{4}{5} \left( \frac{4}{7} \right)^2 \right] \approx 0.011609977$$





【例4】 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。  $L_0, L_2, L_4$

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 $S(x) = c_0 L_0(x) + c_2 L_2(x) + c_4 L_4(x)$

$$c_0 = \frac{1}{2} \left( \int_{-1}^0 -x L_0(x) dx + \int_0^1 x L_0(x) dx \right) = 0.5$$

$$c_2 = \frac{5}{2} \left( \int_{-1}^0 -x L_2(x) dx + \int_0^1 x L_2(x) dx \right) = 1.25$$



$$c_4 = \frac{9}{2} \left( 2 \int_0^1 x L_4(x) dx \right) = 0.1875$$

求得最佳平方逼近多项式为

$$s(x) = 0.5 + 0.625(3x^2 - 1) + 0.02344(35x^4 - 30x^2 + 3)$$



对首项系数为1的勒让德多项式  $\tilde{L}_n$  有以下性质

**定理5.9** 在所有最高次项系数为1的 $n$ 次多项式中,勒让德多项式 $\tilde{L}_n$ 在 $[-1, 1]$ 上与零的平方误差最小.

即可以理解为  $\| (f(x) - S^*(x)) - 0 \|_2$  最小等价于

$$f(x) - S^*(x) = \tilde{L}_n(x) = \frac{n!}{(2n)!} \frac{d^n}{dx^n} [(x^2 - 1)^n]$$

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

$$Q_n(x) = \tilde{L}_n(x) + \sum_{k=0}^{n-1} a_k \tilde{L}_k(x),$$



$$Q_n(x) = \tilde{L}_n(x) + \sum_{k=0}^{n-1} a_k \tilde{L}_k(x),$$

于是

$$\begin{aligned}\|Q_n(x)\|_2^2 &= (Q_n(x), Q_n(x)) = \int_{-1}^1 Q_n^2(x) dx \\ &= (\tilde{L}_n(x), \tilde{L}_n(x)) + \sum_{k=0}^{n-1} a_k^2 (\tilde{L}_k(x), \tilde{L}_k(x)) \\ &\geq (\tilde{L}_n(x), \tilde{L}_n(x)) \\ &= \|\tilde{L}_n(x)\|_2^2\end{aligned}$$

因此当且仅当  $a_0 = a_1 = \cdots = a_{n-1} = 0$  时等号才成立，即当

$Q_n(x) = \tilde{L}_n(x)$  时平方误差最小.



**【例5】** 求 $f(x)=e^x$ 在 $[-1,1]$ 上的三次最佳平方逼近多项式.

**解** 先计算 $(f(x), L_k(x))$  ( $k=0,1,2,3$ )

$$(f(x), L_0(x)) = \int_{-1}^1 e^x dx = e - \frac{1}{e} \approx 2.3504;$$

$$(f(x), L_1(x)) = \int_{-1}^1 x e^x dx = \frac{2}{e} \approx 0.7358;$$

$$(f(x), L_2(x)) = \int_{-1}^1 \left(\frac{3}{2}x^2 - \frac{1}{2}\right)e^x dx = e - \frac{7}{e} \approx 0.1431;$$

$$(f(x), L_3(x)) = \int_{-1}^1 \left(\frac{5}{2}x^3 - \frac{1}{2}x\right)e^x dx = -5e + \frac{37}{e} \approx 0.02013.$$

由公式 $a_k^* = \frac{2k+1}{2}(f(x), L_k(x))$  解得



$$a_0^* = \frac{1}{2}(f(x), L_0(x)) = 1.1752, \quad a_1^* = \frac{3}{2}(f(x), L_1(x)) = 1.1036, \\ a_2^* = \frac{5}{2}(f(x), L_2(x)) = 0.3578, \quad a_3^* = \frac{7}{2}(f(x), L_3(x)) = 0.07046.$$

得三次最佳平方逼近多项式为

$$S_3^*(x) = a_0^* L_0(x) + a_1^* L_1(x) + a_2^* L_2(x) + a_3^* L_3(x) \\ = 0.9963 + 0.9979x + 0.5367x^2 + 0.1761x^3.$$

可得均方误差为

$$\|\delta_n(x)\|_2 = \|e^x - S_3^*(x)\|_2 = \sqrt{\int_{-1}^1 e^{2x} dx - \sum_{k=0}^3 \frac{2}{2k+1} a_k^{*2}} \leq 0.0084.$$

可得最大误差为

$$\|\delta_n(x)\|_\infty = \|e^x - S_3^*(x)\|_\infty \leq 0.0112.$$



## 2. 利用Chebyshev多项式, 求最佳平方逼近多项式

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

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

$$(T_j, T_j) = \frac{\pi}{2}, (T_0, T_0) = \pi,$$

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

Chebyshev最佳平方逼近多项式为 
$$s(x) = \frac{c_0}{2} + \sum_{j=1}^n c_j T_j(x)$$

Chebyshev无穷级数 
$$s(x) = \frac{c_0}{2} + \sum_{j=1}^{\infty} c_j T_j(x), \quad -1 \leq x \leq 1$$



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

前几项

$$T_0(x) = 1, \quad T_1(x) = x, \quad T_2(x) = 2x^2 - 1,$$

$$T_3(x) = 4x^3 - 3x, \quad T_4(x) = 8x^4 - 8x^2 + 1,$$

$$T_5(x) = 16x^5 - 20x^3 + 5x, \quad T_6(x) = 32x^6 - 48x^4 + 18x^2 - 1,$$

若令  $\tilde{T}_0(x) = 1, \tilde{T}_n(x) = \frac{1}{2^{n-1}} T_n(x), n = 1, 2, \dots, n$  则多项式  $\tilde{T}_n(x)$  是首项系数为 1 的切比雪夫多项式. 若记  $\tilde{H}_n$  为所有次数小于等于  $n$  的首项系数为 1 的多项式集合, 对  $\tilde{T}_n(x)$  有以下性质.





**定理5.10** 设  $\tilde{T}_n(x)$  是首项系数为 1 的切比雪夫多项式, 则

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |\tilde{T}_n(x)| \leq \max_{-1 \leq x \leq 1} |P(x)|, \quad \forall P(x) \in \tilde{H}_n,$$

$$\text{且 } \max_{-1 \leq x \leq 1} |\tilde{T}_n(x)| = \frac{1}{2^{n-1}}.$$

定理5.10表明在所有首项系数为1的 $n$ 次多项式集合  $\tilde{H}_n$  中

$$\|\tilde{T}_n(x)\|_{\infty} = \min_{P \in \tilde{H}_n} \|P(x)\|_{\infty}.$$

所以  $\tilde{T}_n(x)$  是  $\tilde{H}_n$  中最大值最小的多项式, 即

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |\tilde{T}_n(x)| = \min_{P \in \tilde{H}_n} \max_{-1 \leq x \leq 1} |P(x)| = \frac{1}{2^{n-1}}.$$

利用这一结论, 可求  $P(x) \in H_n$  在  $H_{n-1}$  中的**最佳(一致)逼近多项式**.



【例6】 求 $f(x)=2x^3+x^2+2x-1$ 在 $[-1,1]$ 上的最佳2次逼近多项式.

解 由题意, 所求最佳逼近多项式 $P_2^*(x)$ 应满足

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |f(x) - P_2^*(x)| = \min.$$

由定理5.10可知, 当  $f(x) - P_2^*(x) = \frac{1}{2}T_3(x) = 2x^3 - \frac{3}{2}x$

时, 多项式 $f(x) - P_2^*(x)$ 与零偏差最小, 故

$$P_2^*(x) = f(x) - \frac{1}{2}T_3(x) = x^2 + \frac{7}{2}x - 1$$

就是 $f(x)$ 在 $[-1,1]$ 上的最佳2次逼近多项式.



**【例7】：**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

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

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



【例8】求函数  $f(x) = \arcsin x$  按 Chebyshev 多项式展开的  $n=7$  的部分和。

解: 
$$p_7(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{j=1}^7 a_j T_j(x), \quad -1 \leq x \leq 1$$

$$a_{2k} = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{T_{2k}(x) \arcsin x}{\sqrt{1-x^2}} dx = 0 \quad (k = 0, 1, 2, 3)$$

$$a_{2k-1} = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{T_{2k-1}(x) \arcsin x}{\sqrt{1-x^2}} dx$$

$x = \cos \theta$

$$= \frac{2}{\pi} \int_0^\pi \left( \frac{\pi}{2} - \underline{\theta} \right) \cos (2k-1)\theta d\theta$$

$$= \frac{4}{\pi} \frac{1}{(2k-1)^2} \quad (k = 1, 2, 3, 4)$$

$$p_7(x) = \frac{4}{\pi} \left[ T_1(x) + \frac{T_3(x)}{9} + \frac{T_5(x)}{25} + \frac{T_7(x)}{49} \right]$$



$$p_7(x) = \frac{4}{\pi} \left[ T_1(x) + \frac{T_3(x)}{9} + \frac{T_5(x)}{25} + \frac{T_7(x)}{49} \right]$$

$$T_1(x) = x,$$

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

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

$$T_7(x) = 64x^7 - 112x^5 + 16x^3 + 3x,$$

$$\arcsin x = \sum_{k=0}^n \frac{(2k-1)!!}{(2k+1)(2k)!!} x^{2k+1} + o(x^{2n+2})$$

$$p_7(x) = \frac{4}{\pi} \left( \frac{76}{105}x + \frac{248}{315}x^3 - \frac{288}{175}x^5 + \frac{64}{49}x^7 \right), \quad -1 \leq x \leq 1$$

$$q_7(x) = x + \frac{1}{6}x^3 + \frac{3}{40}x^5 + \frac{5}{96}x^7 + o(x^8)$$

$p_7(x)$ 比  $\arcsin x$  的 Maclaurin 级数  $q_7(x)$  精度高得多。



$$\arcsin x = \sum_{k=0}^n \frac{(2k-1)!!}{(2k+1)(2k)!!} x^{2k+1} + o(x^{2n+2})$$

$$q_7(x) = x + \frac{1}{6}x^3 + \frac{3}{40}x^5 + \frac{5}{96}x^7 + o(x^8)$$

设  $q_7(x)$  是函数  $\arcsin x$  的 Maclaurin 级数  $n=7$  的部分和, 那么, 在区间  $[-1, 1]$  上用例 9 所得的  $p_7(x)$  近似代替  $\arcsin x$  的精确度比用  $q_7(x)$  高得多。原因是 Maclaurin 级数  $n=7$  的部分和逼近  $\arcsin x$  只在  $x=0$  的近旁才有良好的精确度, 而 Chebyshev 级数的部分和却是在区间  $[-1, 1]$  上  $f(x)$  的最佳平方逼近, 其最佳逼近是对整个区间  $[-1, 1]$  而言的。因此, 函数的 Chebyshev 展开式常常用做函数在整个区间的近似计算, 有最经济展开的称号。



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 $L_n(t)$ 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9】** 求函数  $y = \arctan x$  在  $[0,1]$  上的一次最佳平方逼近多项式。

**解：** 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  $L_0(t) = 1, L_1(t) = t$ ，求  $y = \arctan \frac{t+1}{2}$  在  $[-1,1]$  上的一次最佳平方逼近多项式。

$$c_0 = \frac{1}{2}(L_0(t), y) = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 \arctan \frac{t+1}{2} dt = \frac{\pi}{4} - \frac{\ln 2}{2},$$

$$c_1 = \frac{3}{2} \frac{(L_1, f)}{(L_1, L_1)} = \frac{3}{2} \int_{-1}^1 \arctan \frac{t+1}{2} t dt = \frac{3}{2} \left( \frac{\pi}{4} - \frac{\ln 2}{2} \right),$$





$$c_0 = \frac{\pi}{4} - \frac{1}{2} \ln 2,$$

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

$$x = \frac{t+1}{2} \Rightarrow t = 2x - 1$$

所求的一次最佳平方逼近多项式为

$$\tilde{s}(t) = c_0 L_0(t) + c_1 L_1(t) = \left( \frac{\pi}{4} - \frac{1}{2} \ln 2 \right) + \frac{3}{2} \left( \frac{\pi}{2} - 2 + \ln 2 \right) t$$

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



## 四、三角函数系的应用（周期函数的逼近）

三角函数系  $1, \cos x, \sin x, \cos 2x, \sin 2x, \dots, \cos nx, \sin nx, \dots$

在区间  $[-\pi, \pi]$  上正交, 即

$$\int_{-\pi}^{\pi} \cos nx dx = 0, (n = 1, 2, \dots),$$

$$\int_{-\pi}^{\pi} \cos kx \cos nx dx = \begin{cases} 0, & (k \neq n) \\ \pi & (k = n) \end{cases}$$

$$\int_{-\pi}^{\pi} \sin nx dx = 0, (n = 1, 2, \dots),$$

$$\int_{-\pi}^{\pi} \sin kx \sin nx dx = \begin{cases} 0, & (k \neq n) \\ \pi & (k = n) \end{cases}$$

$$\int_{-\pi}^{\pi} \sin kx \cos nx dx = 0, \quad (k, n = 1, 2, \dots)$$



函数 $f(x)$ 的傅里叶级数 ☆

$$\frac{a_0}{2} + \sum_{n=1}^{\infty} (a_n \cos nx + b_n \sin nx)$$

其中 $a_n$ 、 $b_n$ 为 $f(x)$ 的傅里叶系数

$$a_n = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \cos nx dx, \quad b_n = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \sin nx dx$$

最佳平方逼近元素是傅里叶级数的部分和



# 作业

❖ 教材第146页习题： 33、 34、 35、 37、 39





北京航空航天大学  
BEIHANG UNIVERSITY

# 本讲课程结束

北京航空航天大学数学科学学院

