



## 4.7.2 最佳一致逼近多项式

记  $M_n = \{p_n | p_n \text{ 为次数不超过 } n \text{ 的多项式}\}$ , 则  $M_n \subset C[a, b]$ .

### 定义 4.11

设  $f \in C[a, b]$ . 若  $\exists p_n \in M_n$ , 使得对  $\forall q_n \in M_n$ , 有  $\|f - p_n\|_\infty \leq \|f - q_n\|_\infty$ . 则称  $p_n(x)$  是  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式.



## 4.7.2 最佳一致逼近多项式

记  $M_n = \{p_n | p_n \text{ 为次数不超过 } n \text{ 的多项式}\}$ , 则  $M_n \subset C[a, b]$ .

### 定义 4.11

设  $f \in C[a, b]$ . 若  $\exists p_n \in M_n$ , 使得对  $\forall q_n \in M_n$ , 有  $\|f - p_n\|_\infty \leq \|f - q_n\|_\infty$ . 则称  $p_n(x)$  是  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式.

### 注 7.1

由定义知  $\|f - p_n\|_\infty = \min_{q_n \in M_n} \|f - q_n\|_\infty$ , 或

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p(x)| = \min_{q_n \in M_n} \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - q_n(x)|.$$



## 4.7.2 最佳一致逼近多项式

记  $M_n = \{p_n | p_n \text{ 为次数不超过 } n \text{ 的多项式}\}$ , 则  $M_n \subset C[a, b]$ .

### 定义 4.11

设  $f \in C[a, b]$ . 若  $\exists p_n \in M_n$ , 使得对  $\forall q_n \in M_n$ , 有  $\|f - p_n\|_\infty \leq \|f - q_n\|_\infty$ . 则称  $p_n(x)$  是  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式.

### 注 7.1

由定义知  $\|f - p_n\|_\infty = \min_{q_n \in M_n} \|f - q_n\|_\infty$ , 或

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p(x)| = \min_{q_n \in M_n} \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - q_n(x)|.$$

最佳一致逼近多项式的存在唯一性

### 定理 4.9

设  $f \in C[a, b]$ , 则  $f$  在  $M_n$  中存在唯一的  $n$  次最佳一致逼近多项式  $p_n(x)$ .



### 定义 4.12

设  $g \in C[a, b]$ . 如果  $\exists x_0 \in [a, b]$  使得  $|g(x_0)| = \|g\|_\infty = \max_{a \leq x \leq b} |g(x)|$ , 则称  $x_0$  为  $g(x)$  在  $[a, b]$  上的偏差点. 当  $g(x_0) = \|g\|_\infty$ ,  $x_0$  称  $g(x)$  的正偏差点. 当  $g(x_0) = -\|g\|_\infty$ ,  $x_0$  称  $g(x)$  的负偏差点.



### 定义 4.12

设  $g \in C[a, b]$ . 如果  $\exists x_0 \in [a, b]$  使得  $|g(x_0)| = \|g\|_\infty = \max_{a \leq x \leq b} |g(x)|$ , 则称  $x_0$  为  $g(x)$  在  $[a, b]$  上的偏差点. 当  $g(x_0) = \|g\|_\infty$ ,  $x_0$  称  $g(x)$  的正偏差点. 当  $g(x_0) = -\|g\|_\infty$ ,  $x_0$  称  $g(x)$  的负偏差点.

### 引理 4.1

设  $f \in C[a, b]$ ,  $p_n(x)$  是  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式, 则  $f - p_n$  必存在正负偏差点.



## 定义 4.12

设  $g \in C[a, b]$ . 如果  $\exists x_0 \in [a, b]$  使得  $|g(x_0)| = \|g\|_\infty = \max_{a \leq x \leq b} |g(x)|$ , 则称  $x_0$  为  $g(x)$  在  $[a, b]$  上的偏差点. 当  $g(x_0) = \|g\|_\infty$ ,  $x_0$  称  $g(x)$  的正偏差点. 当  $g(x_0) = -\|g\|_\infty$ ,  $x_0$  称  $g(x)$  的负偏差点.

## 引理 4.1

设  $f \in C[a, b]$ ,  $p_n(x)$  是  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式, 则  $f - p_n$  必存在正负偏差点.

最佳一致逼近多项式的特征定理.

## 定理 4.10 (Chebyshev 定理)

设  $f \in C[a, b]$ ,  $p_n(x)$  是  $n$  次多项式, 则  $p_n(x)$  是  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式  $\iff f(x) - p_n(x)$  在  $[a, b]$  上至少有  $(n+2)$  个交错偏差点, 即存在  $(n+2)$  个点  $a \leq x_0 < x_1 < \cdots < x_n < x_{n+1} \leq b$ , 使得

$$f(x_i) - p_n(x_i) = (-1)^i \sigma \|f - p_n\|_\infty, \quad i = 0, 1, \dots, n+1,$$

其中  $\sigma = 1$  或  $\sigma = -1$ .





### 推论 4.1

设  $f \in C[a, b]$ ,  $p_n(x)$  是  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式. 如果  $f^{(n+1)}(x)$  在  $(a, b)$  内存在且保号, 则  $f(x) - p_n(x)$  在  $[a, b]$  内恰有  $(n+2)$  个交错偏差点, 且两端点  $a, b$  也是偏差点.



### 推论 4.1

设  $f \in C[a, b]$ ,  $p_n(x)$  是  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式. 如果  $f^{(n+1)}(x)$  在  $(a, b)$  内存在且保号, 则  $f(x) - p_n(x)$  在  $[a, b]$  内恰有  $(n+2)$  个交错偏差点, 且两端点  $a, b$  也是偏差点.

由推论 4.1, 如果  $f(x) \in C[a, b]$  且  $f^{(n+1)}$  在  $(a, b)$  上保号, 设  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式为

$$p_n(x) = c_0 + c_1x + \cdots + c_nx^n,$$

则  $f(x) - p_n(x)$  在  $[a, b]$  上有  $n+2$  个交错偏差点  $a < x_1 < x_2 < \cdots < x_n < b$ , 我们有

$$\begin{aligned} f(a) - p_n(a) &= -[f(x_1) - p_n(x_1)] \\ &= f(x_2) - p_n(x_2) \\ &= \cdots \\ &= (-1)^n [f(x_n) - p_n(x_n)] \\ &= (-1)^{n+1} [f(b) - p_n(b)] \\ f(x_i) - p'_n(x_n) &= 0, \quad i = 1, 2, \cdots, n \end{aligned}$$

上述是具有  $2n+1$  个参数  $c_0, c_1, \cdots, c_n, x_1, x_2, \cdots, x_n$  的  $2n+1$  阶非线性方程组, 一般可用迭代法求解, 在特殊情形可精确求解.





### 例 4.14

设  $f(x) \in C^2[a, b]$ , 且  $f''(x)$  在  $(a, b)$  内存在且保号, 求  $f(x)$  的 1 次最佳一致逼近多项式  $p_1(x)$ .

**例 4.14**

设  $f(x) \in C^2[a, b]$ , 且  $f''(x)$  在  $(a, b)$  内存在且保号, 求  $f(x)$  的 1 次最佳一致逼近多项式  $p_1(x)$ .

解 设  $p_1(x) = c_0 + c_1x$ , 则  $f(x) - p_1(x)$  在  $[a, b]$  内有 3 个交错偏差点  $a, x_1, b$ , 于是可得

$$\begin{cases} f(a) - p_1(a) = -[f(x_1) - p_1(x_1)] = f(b) - p_1(b), \\ f'(x_1) - p_1'(x_1) = 0, \end{cases}$$

计算可得

$$c_1 = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}, \quad x_1 = (f')^{-1}(c_1), \quad c_0 = \frac{f(a) + f(x_1)}{2} - c_1 \frac{a + x_1}{2},$$

$p_1(x)$  的图像见图 9.

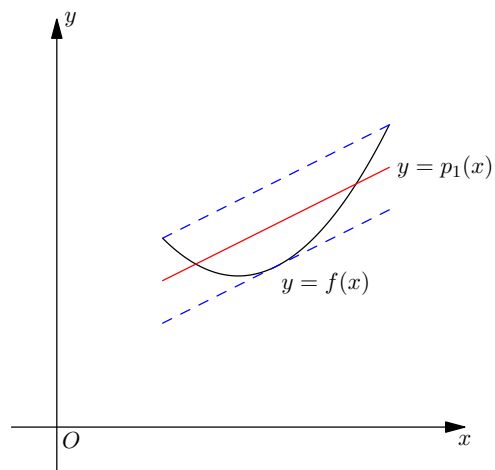


图 9: 一次最佳一致逼近多项式



### 例

求函数  $f(x) = \ln(1+x)$  在  $[0, 1]$  上的 1 次最佳一致逼近多项式  $p_1(x) = c_0 + c_1x$ .



## 例

求函数  $f(x) = \ln(1+x)$  在  $[0, 1]$  上的 1 次最佳一致逼近多项式  $p_1(x) = c_0 + c_1x$ .

解  $f''(x) = -\frac{1}{(1+x)^2}$  在  $(0, 1)$  内保号, 所以  $f(x) - p_1(x)$  在  $[0, 1]$  内有 3 个偏差点  $0, x_1, 1$ .  
我们有

$$\begin{aligned} f(0) - p_1(0) &= -[f(x_1) - p_1(x_1)] = f(1) - p_1(1), \\ f'(x_1) - p_1'(x_1) &= 0. \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} -c_0 &= -[\ln 1 + x_1 - c_0 - c_1x_1] \\ &= \ln 2 - c_0 - c_1, \\ \frac{1}{1+x_1} &= c_1. \end{aligned}$$

得  $c_0 = \frac{1}{2}[\ln 2 - \ln \ln 2 - 1]$ ,  $c_1 = \ln 2$ .



例

求  $a, b$ , 使得

$$\max_{1 \leq x \leq 2} \left| \frac{1}{x} - ax - b \right|$$

取最小值, 并求出最小值.



### 例

求  $a, b$ , 使得

$$\max_{1 \leq x \leq 2} \left| \frac{1}{x} - ax - b \right|$$

取最小值, 并求出最小值.

解 该问题即求函数  $f(x) = \frac{1}{x}$  在  $[1, 2]$  上的 1 次最佳一致逼近多项式  $p_1(x) = b + ax$ .  
 $f'(x) = -\frac{1}{x^2}$  在  $[1, 2]$  上保号, 故  $f(x) - p_1(x)$  在  $[1, 2]$  上有 3 个偏差点  $1, x_1, 2$  满足

$$\begin{aligned} f(1) - p_1(1) &= -[f(x_1) - p_1(x_1)] = f(2) - p_1(2), \\ f'(x_1) - p_1'(x_1) &= 0. \end{aligned}$$

可求得  $c_0 = \frac{3}{4}(1 + \sqrt{2})$ ,  $c_1 = -\frac{1}{2}$ .



## 例

求  $a, b$ , 使得

$$\max_{1 \leq x \leq 2} \left| \frac{1}{x} - ax - b \right|$$

取最小值, 并求出最小值.

解 该问题即求函数  $f(x) = \frac{1}{x}$  在  $[1, 2]$  上的 1 次最佳一致逼近多项式  $p_1(x) = b + ax$ .  
 $f'(x) = -\frac{1}{x^2}$  在  $[1, 2]$  上保号, 故  $f(x) - p_1(x)$  在  $[1, 2]$  上有 3 个偏差点  $1, x_1, 2$  满足

$$\begin{aligned} f(1) - p_1(1) &= -[f(x_1) - p_1(x_1)] = f(2) - p_1(2), \\ f'(x_1) - p_1'(x_1) &= 0. \end{aligned}$$

可求得  $c_0 = \frac{3}{4}(1 + \sqrt{2})$ ,  $c_1 = -\frac{1}{2}$ .

## 推论 4.2

设  $f(x) \in C[a, b]$ , 则  $f(x)$  的  $n$  次最佳一致逼近多项式  $p_n(x)$  为  $f(x)$  的某个  $n$  次插值多项式.





## 4.8.1 内积空间

### 定义 4.14

设  $X$  是一个线性空间, 若对  $\forall x, y \in X$  有实数与之对应, 记该实数为  $(x, y)$ , 且满足:

- ①  $\forall x, y \in X$ , 有  $(x, y) = (y, x)$ ;
- ②  $\forall x, y \in X, \lambda \in \mathbf{R}$ , 有  $(\lambda x, y) = \lambda(x, y)$ ;
- ③  $\forall x, y, z \in X$ , 有  $(x + y, z) = (x, z) + (y, z)$ ;
- ④  $\forall x \in X$ , 有  $(x, x) \geq 0$ , 且  $(x, x) = 0 \iff x = 0$ .

则  $X$  称为内积空间, 二元运算  $(\cdot, \cdot)$  成为内积.



## 4.8.1 内积空间

### 定义 4.14

设  $X$  是一个线性空间, 若对  $\forall x, y \in X$  有实数与之对应, 记该实数为  $(x, y)$ , 且满足:

- ①  $\forall x, y \in X$ , 有  $(x, y) = (y, x)$ ;
- ②  $\forall x, y \in X, \lambda \in \mathbf{R}$ , 有  $(\lambda x, y) = \lambda(x, y)$ ;
- ③  $\forall x, y, z \in X$ , 有  $(x + y, z) = (x, z) + (y, z)$ ;
- ④  $\forall x \in X$ , 有  $(x, x) \geq 0$ , 且  $(x, x) = 0 \iff x = 0$ .

则  $X$  称为**内积空间**, 二元运算  $(\cdot, \cdot)$  成为**内积**.

### 定义 4.15

设  $X$  是内积空间,  $x, y \in X$ , 如果  $(x, y) = 0$ , 则称  $x$  和  $y$  **正交**.



例  $X = \mathbf{R}^n$ ,  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ,  $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ , 记

$$(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i,$$

则  $(x, y)$  是  $\mathbf{R}^n$  上的一个内积.



**例**  $X = \mathbf{R}^n$ ,  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ,  $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ , 记

$$(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i,$$

则  $(x, y)$  是  $\mathbf{R}^n$  上的一个内积.

**例** 考虑线性空间  $C[a, b]$ . 对  $f, g \in C[a, b]$ , 记

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

则  $(f, g)$  为  $C[a, b]$  中的一个内积.



### 引理 4.3(Cauchy-Schwartz 不等式)

设  $X$  是一个内积空间, 则对  $\forall x, y \in X$  有

$$(x, y)^2 \leq (x, x)(y, y).$$



### 引理 4.3(Cauchy-Schwartz 不等式)

设  $X$  是一个内积空间, 则对  $\forall x, y \in X$  有

$$(x, y)^2 \leq (x, x)(y, y).$$

设  $X$  是一个内积空间,  $x \in X$ , 定义

$$\|x\| = \sqrt{(x, x)},$$

则可以验证  $\|x\|$  是  $X$  上的一个范数, 称为 2 范数.



## 4.8 最佳平方逼近

### 定义 4.14

设  $X$  是内积空间,  $(\cdot, \cdot)$  是内积,  $M$  是  $X$  的有限维子空间,  $\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_m$  是  $M$  的一组基,  $f \in X$ , 若存在  $\varphi \in M$ , 使得对任意  $\psi \in M$  有

$$\|f - \varphi\| \leq \|f - \psi\|, \quad (8.1)$$

或者

$$\|f - \varphi\| = \min_{\psi \in M} \|f - \psi\|,$$

则称  $\varphi$  是  $f$  在  $M$  中的最佳平方逼近元.



## 4.8 最佳平方逼近

### 定义 4.14

设  $X$  是内积空间,  $(\cdot, \cdot)$  是内积,  $M$  是  $X$  的有限维子空间,  $\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_m$  是  $M$  的一组基,  $f \in X$ , 若存在  $\varphi \in M$ , 使得对任意  $\psi \in M$  有

$$\|f - \varphi\| \leq \|f - \psi\|, \quad (8.1)$$

或者

$$\|f - \varphi\| = \min_{\psi \in M} \|f - \psi\|,$$

则称  $\varphi$  是  $f$  在  $M$  中的最佳平方逼近元.

记  $\varphi = \sum_{i=0}^m c_i \varphi_i$ ,  $\psi = \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i$ , 则问题 (8.1) 即求  $c_0, c_1, \dots, c_m$  使得

$$(f - \sum_{i=0}^m c_i \varphi_i, f - \sum_{j=0}^m c_j \varphi_j) = \min_{\psi \in M} (f - \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i, f - \sum_{j=0}^m a_j \varphi_j).$$







记

$$\Phi(a_0, a_1, \dots, a_m) = (f - \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i, f - \sum_{j=0}^m a_j \varphi_j),$$

则即求  $c_0, c_1, \dots, c_m$  使得

$$\Phi(c_0, c_1, \dots, c_m) = \min_{a_0, a_1, \dots, a_m \in \mathbf{R}} \Phi(a_0, a_1, \dots, a_m).$$

$$\Phi(a_0, a_1, \dots, a_m) = (f, f) - 2 \sum_{i=0}^m a_i (f, \varphi_i) + \sum_{i,j=0}^m a_i a_j (\varphi_i, \varphi_j).$$



记

$$\Phi(a_0, a_1, \dots, a_m) = (f - \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i, f - \sum_{j=0}^m a_j \varphi_j),$$

则即求  $c_0, c_1, \dots, c_m$  使得

$$\Phi(c_0, c_1, \dots, c_m) = \min_{a_0, a_1, \dots, a_m \in \mathbf{R}} \Phi(a_0, a_1, \dots, a_m).$$

$$\Phi(a_0, a_1, \dots, a_m) = (f, f) - 2 \sum_{i=0}^m a_i (f, \varphi_i) + \sum_{i,j=0}^m a_i a_j (\varphi_i, \varphi_j).$$

令

$$\frac{\partial \Phi}{\partial a_k} = -2(f, \varphi_k) + 2 \sum_{i=0}^m a_i (\varphi_i, \varphi_k) = 0, \quad k = 0, 1, \dots, m.$$

即

$$\sum_{i=0}^m (\varphi_k, \varphi_i) a_i = (f, \varphi_k), \quad k = 0, 1, \dots, m. \quad (8.2)$$



所以  $c_0, c_1, \dots, c_m$  是方程 (8.2) 的解, 即  $c_0, c_1, \dots, c_m$  满足下面的线性方程组:

$$\begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_m) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_m) \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ (\varphi_m, \varphi_0) & (\varphi_m, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_m, \varphi_m) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ \vdots \\ c_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (f, \varphi_0) \\ (f, \varphi_1) \\ \vdots \\ (f, \varphi_m) \end{bmatrix}, \quad (8.3)$$

称方程组 (8.3) 为正规方程组, 或法方程组.



## 引理 4.4

正规方程组 (8.3) 的系数矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_m) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_m) \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ (\varphi_m, \varphi_0) & (\varphi_m, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_m, \varphi_m) \end{bmatrix}$$

是对称正定矩阵.



## 引理 4.4

正规方程组 (8.3) 的系数矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_m) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_m) \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ (\varphi_m, \varphi_0) & (\varphi_m, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_m, \varphi_m) \end{bmatrix}$$

是对称正定矩阵.

## 定理 4.12

正规方程组 (8.3) 存在唯一解  $(c_0, c_1, \cdots, c_m)^T$ .



#### 引理 4.4

正规方程组 (8.3) 的系数矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_m) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_m) \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ (\varphi_m, \varphi_0) & (\varphi_m, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_m, \varphi_m) \end{bmatrix}$$

是对称正定矩阵.

#### 定理 4.12

正规方程组 (8.3) 存在唯一解  $(c_0, c_1, \cdots, c_m)^T$ .

#### 定理 4.13

正规方程组 (8.3) 的唯一解  $(c_0, c_1, \cdots, c_m)^T$  是函数  $\Phi(a_0, a_1, \cdots, a_m)$  的最小点.



### 4.8.3 连续函数的最佳平方逼近

设  $f(x) \in C[a, b]$ ,  $M = \text{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_m(x)\}$  是  $C[a, b]$  的一个  $m+1$  维子空间.  
 $q(x), p(x) \in M$  可表示为

$$q(x) = \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i(x), \quad p(x) = \sum_{i=0}^m c_i \varphi_i(x).$$





### 4.8.3 连续函数的最佳平方逼近

设  $f(x) \in C[a, b]$ ,  $M = \text{span}\{\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_m(x)\}$  是  $C[a, b]$  的一个  $m+1$  维子空间.  
 $q(x), p(x) \in M$  可表示为

$$q(x) = \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i(x), \quad p(x) = \sum_{i=0}^m c_i \varphi_i(x).$$

记

$$\Phi(a_0, a_1, \dots, a_m) = \|f - q\|^2 = \int_a^b [f(x) - \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i(x)]^2 dx.$$

求  $c_0, c_1, \dots, c_m$  使得

$$\|f - p\|_2 \leq \|f - q\|_2, \quad \forall q \in M.$$

即

$$\Phi(c_0, c_1, \cdots, c_m) = \min_{a_0, a_1, \cdots, a_m \in \mathbf{R}} \Phi(a_0, a_1, \cdots, a_m).$$



即

$$\Phi(c_0, c_1, \dots, c_m) = \min_{a_0, a_1, \dots, a_m \in \mathbf{R}} \Phi(a_0, a_1, \dots, a_m).$$

由最佳平方逼近理论,  $c_0, c_1, \dots, c_m$  是下面的 (正规) 方程组的解:

$$\begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_m) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_m) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (\varphi_m, \varphi_0) & (\varphi_m, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_m, \varphi_m) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ \vdots \\ c_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (f, \varphi_0) \\ (f, \varphi_1) \\ \vdots \\ (f, \varphi_m) \end{bmatrix}, \quad (8.4)$$

其中

$$(\varphi_i, \varphi_j) = \int_a^b \varphi_i(x) \varphi_j(x) dx, \quad (f, \varphi_i) = \int_a^b f(x) \varphi_i(x) dx.$$

如果  $\varphi_i(x) = x^i (i = 0, 1, \dots, m)$ , 则  $p(x)$  称为  $f(x)$  在  $[a, b]$  上的  $m$  次最佳平方逼近多项式.



### 例 4.21

设  $f(x) = e^x, x \in [0, 1]$ . 求  $f(x)$  的 2 次最佳平方逼近多项式  $p_2(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2$ .



### 例 4.21

设  $f(x) = e^x, x \in [0, 1]$ . 求  $f(x)$  的 2 次最佳平方逼近多项式  $p_2(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2$ .

解  $\varphi_0(x) = 1, \varphi_1(x) = x, \varphi_2(x) = x^2$ ,

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

$$(\varphi_0, \varphi_2) = \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}, \quad (\varphi_1, \varphi_1) = \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3},$$

$$(\varphi_1, \varphi_2) = \int_0^1 x^3 dx = \frac{1}{4}, \quad (\varphi_2, \varphi_2) = \int_0^1 x^4 dx = \frac{1}{5},$$

$$(f, \varphi_0) = \int_0^1 e^x dx = e - 1, \quad (f, \varphi_1) = \int_0^1 xe^x dx = 1,$$

$$(f, \varphi_2) = \int_0^1 x^2 e^x dx = e - 2.$$



正规方程组为:

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e-1 \\ 1 \\ e-2 \end{bmatrix}.$$

解得  $c_0 = 39e - 105$ ,  $c_1 = 588 - 216e$ ,  $c_2 = 210e - 570$ .



### 例 4.22

求  $c, d$ , 使得  $\int_0^1 [x^3 - c - dx^2]^2 dx$  取最小值.



### 例 4.22

求  $c, d$ , 使得  $\int_0^1 [x^3 - c - dx^2]^2 dx$  取最小值.

解 该问题即求  $f(x) = x^3$  在  $[0, 1]$  上的最佳平方逼近多项式  $p(x) = c + dx^2$ .  $\varphi_0(x) = 1$ ,  $\varphi_1(x) = x^2$ .

$$\begin{aligned} (\varphi_0, \varphi_0) &= \int_0^1 1 dx = 1, & (\varphi_0, \varphi_1) &= \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}, \\ (\varphi_1, \varphi_1) &= \int_0^1 x^4 dx = \frac{1}{5}, & (f, \varphi_0) &= \int_0^1 x^3 dx = \frac{1}{4}, & (f, \varphi_1) &= \int_0^1 x^5 dx = \frac{1}{6}. \end{aligned}$$

正规方程为:

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{4} \\ \frac{1}{6} \end{bmatrix}.$$

解得  $c = -\frac{1}{16}, d = \frac{15}{16}$ .