



北京航空航天大学

# 线性代数启蒙

李尚志

北京航空航天大学



# 第8周

## 内积



# § 8.1

## 最小二乘法



# 最小二乘法

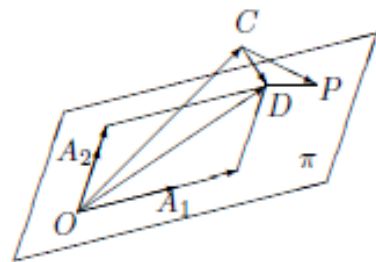
**例1.** 某材料生产过程中的废品率 $y$ 近似与某化学成分含量 $x$ 成一次函数 $y=kx+b$ . 根据如下数据求待定常数 $k, b$ .

$x(\%)$	3.7	4.0	4.2
$y(\%)$	0.9	0.6	0.35

解. 
$$\begin{cases} 3.7k + b = 0.9 \\ 4.0k + b = 0.6 \\ 4.2k + b = 0.35 \end{cases} \quad \begin{aligned} ka_1 + ba_2 &= c \\ AX &= c \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} d^2 &= |CD|^2 = |ka_1 + ba_2 - \mathbf{b}|^2 \\ &= (3.7k + b - 0.9)^2 + (4.0k + b - 0.6)^2 + (4.2k + b - 0.35)^2 \end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} a_1^T \\ a_2^T \end{pmatrix} (ka_1 + ba_2 - \mathbf{c}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \Leftrightarrow \quad A^T A X = A^T c$$

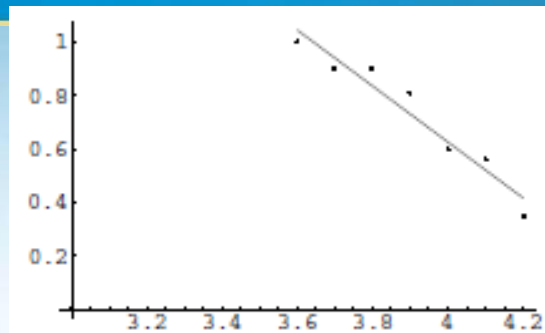


取最小值  $\Leftrightarrow$



例2.

$x(\%)$	3.6	3.7	3.8	3.9	4.0	4.1	4.2
$y(\%)$	1.00	0.9	0.9	0.81	0.60	0.56	0.35



解.

$$ka_1 + ba_2 = c, \quad AX = c$$

$$d^2 = (kx_1 + b - y_1)^2 + \cdots + (kx_7 + b - y_7)^2 = (AX - c)^T (AX - c)$$

$$\begin{pmatrix} a_1^T \\ a_2^T \end{pmatrix} (ka_1 + ba_2 - c) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad A^T(AX - c) = 0 \Leftrightarrow A^T A X = A^T c$$

```
In[1]:= A = {{3.6, 1}, {3.7, 1}, {3.8, 1}, {3.9, 1}, {4.0, 1},
             {4.1, 1}, {4.2, 1}};
```

```
c = {1.0, 0.9, 0.9, 0.81, 0.60, 0.56, 0.35};
```

```
Inverse[Transpose[A].A].Transpose[A].c
```

```
Out[2]= {-1.04643, 4.8125}
```



## 计算机拟合

例2.

$x(\%)$	3.6	3.7	3.8	3.9	4.0	4.1	4.2
$y(\%)$	1.00	0.9	0.9	0.81	0.60	0.56	0.35

```
In[7]:= data = {{3.6, 1.0}, {3.7, 0.9}, {3.8, 0.9}, {3.9, 0.81}, {4.0, 0.6},  
               {4.1, 0.56}, {4.2, 0.35}};
```

```
Fit[data, {1, x}, x]
```

```
Out[8]= 4.8125 - 1.04643 x
```

```
In[5]:= Fit[data, {1, x, x^2}, x]
```

```
Out[5]= -13.0664 + 8.14643 x - 1.17857 x^2
```

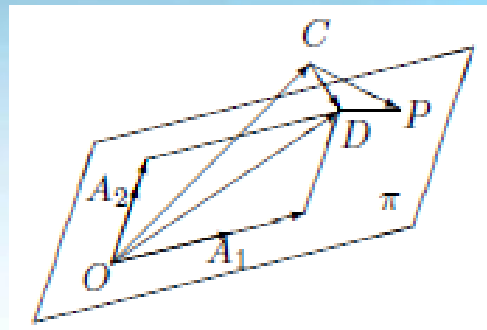


## § 8.2

# 几何内积的 代数推广



## 几何性质的代数推广



- $CD < CP \Leftarrow$  勾股定理  $CP^2 = DC^2 + DP^2$
- $\Leftarrow$  完全平方公式:

$$\mathbf{a} = \overrightarrow{CD}, \mathbf{b} = \overrightarrow{DP}, \quad \overrightarrow{CP}^2 = (\mathbf{a} + \mathbf{b})^2 = \mathbf{a}^2 + 2\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} + \mathbf{b}^2$$

- $\Leftarrow$  运算律:  $= \mathbf{a} \cdot (\mathbf{a} + \mathbf{b}) + \mathbf{b} \cdot (\mathbf{a} + \mathbf{b}) = \mathbf{a} \cdot \mathbf{a} + \mathbf{b} \cdot \mathbf{a} + \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} + \mathbf{b} \cdot \mathbf{b}$
- 内积推广到  $R^n$ : 列向量  $\mathbf{a} = (a_1, \dots, a_n)^T, \mathbf{b} = (b_1, \dots, b_n)^T$
- 内积  $(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = \mathbf{a}^T \mathbf{b} = a_1 b_1 + \dots + a_n b_n$ .
- 长度(模)平方:  $|\mathbf{a}|^2 = \mathbf{a}^2 = (\mathbf{a}, \mathbf{a}) = a_1^2 + \dots + a_n^2 \geq 0$





# 角度

平方公式:  $(a-b)^2 = a^2 + b^2 - 2a \cdot b$   
 $= |a|^2 + |b|^2 - 2|a||b|\cos\theta$  (余弦定理)

推广到  $n$  数组向量:

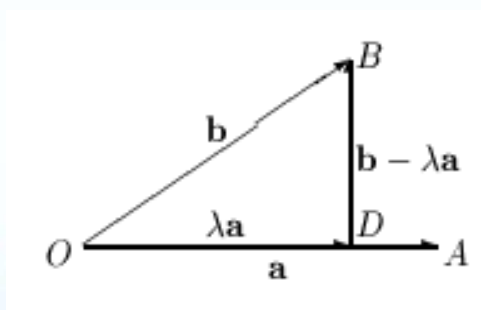
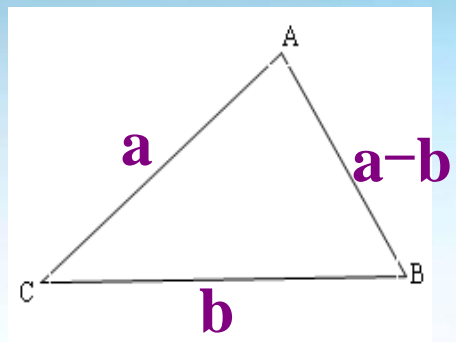
定义:  $\cos\theta = (a \cdot b) / (|a||b|)$

问题:  $|\cos\theta| \leq 1$  成立吗?

几何理由:  $|\cos\theta| = \text{邻边} / \text{斜边}$   
{直角边 < 斜边} <= 勾股定理

代数化:  $(b - \lambda a) \cdot a = 0 \Rightarrow$

$$\lambda = \frac{b \cdot a}{a^2}, \quad (b - \lambda a)^2 \geq 0$$





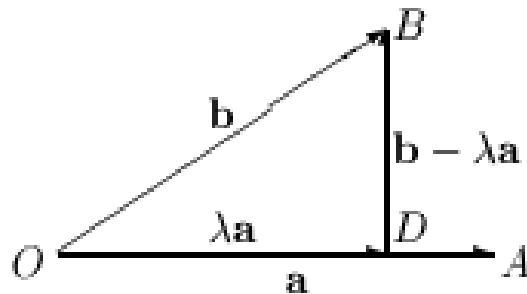
# 柯西不等式

几何理由代数化:

$$(b - \lambda a) \cdot a = 0, \quad \lambda = \frac{b \cdot a}{a^2}, \quad (b - \lambda a)^2 \geq 0$$

$$(b - \lambda a)^2 = b^2 - 2\lambda(a, b) + \lambda^2 a^2$$

$$= b^2 - 2 \frac{(a, b)}{a^2} (a, b) + \frac{(a, b)^2}{(a^2)^2} a^2 = b^2 - \frac{(a, b)^2}{a^2} \geq 0$$



$(a^2)(b^2) \geq (a, b)^2$  (柯西不等式)

$|\cos \theta| = |(a, b)| / (|a||b|) \leq 1.$



## 欧氏空间

内积 $(\mathbf{a}, \mathbf{b})$ 的性质只用到如下运算律, 与是否数组无关.

1. 双线性 (按乘法展开):

$$(\mathbf{x}_1 \mathbf{a}_1 + \mathbf{x}_2 \mathbf{a}_2, \mathbf{y}_1 \mathbf{b}_1 + \mathbf{y}_2 \mathbf{b}_2) = \sum_{i,j=1}^2 x_i (\mathbf{a}_i, \mathbf{b}_j) y_j = (\mathbf{x}_1, \mathbf{y}_1) \begin{pmatrix} (\mathbf{a}_1, \mathbf{b}_1) & (\mathbf{a}_1, \mathbf{b}_2) \\ (\mathbf{a}_2, \mathbf{b}_1) & (\mathbf{a}_2, \mathbf{b}_2) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

2. 对称性(“交换律”):  $(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = (\mathbf{b}, \mathbf{a})$

3. 正定性:  $\mathbf{a} \neq \mathbf{0} \rightarrow (\mathbf{a}, \mathbf{a}) > 0$ .

欧氏空间:  $\mathbf{R}$ 上线性空间 $V$ , 定义了满足以上性质的内积.



## 由坐标计算内积

欧氏空间 $V$ , 取定一组基 $M=\{a_1, \dots, a_n\}$ , 每个向量 $a$ 用坐标  
 $X=(x_1, \dots, x_n)^T$  表示:

$$a = x_1 a_1 + \dots + x_n a_n = AX, A=(a_1, \dots, a_n)$$

$$(a, b) = (AX, AY) = \sum_{i,j=1}^n x_i s_{ij} y_j = X^T S Y, s_{ij} = (a_i, a_j).$$

$S=(s_{ij})_{n \times n}$  称为基 $M$ 的Gram方阵.

当  $V$ 是列向量空间,  $(a, b)=a^T b, S=A^T A$ .



## § 8.3

# 正变化方法



## 标准正交基

**标准正交基:** 当  $S=I$ , 内积  $(X,Y)=X^T Y=x_1 y_1+\cdots+x_n y_n$  最简单.

基  $M=(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n)$  满足:

(1) 当  $i \neq j$ ,  $s_{ij}=(\mathbf{a}_i, \mathbf{a}_j)=0$ , 基向量两两正交, 称  $M$  为 **正交基**.

(2)  $s_{ii}=(\mathbf{a}_i, \mathbf{a}_i)=1$ , 基向量都是单位向量. 称  $M$  为 **标准正交基**.

**标准正交基下的坐标:**

设  $M=\{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n\}$  是标准正交基,  $\mathbf{a}=x_1 \mathbf{a}_1+\cdots+x_n \mathbf{a}_n$

则内积  $(\mathbf{a}, \mathbf{a}_{ii})=x_i$  为  $\mathbf{a}$  在  $M$  下的坐标  $\mathbf{a}=(\mathbf{a}, \mathbf{a}_1) \mathbf{a}_1+\cdots+(\mathbf{a}, \mathbf{a}_n) \mathbf{a}_n$



## 坐标变换

**基变换与坐标变换:** 设  $M = \{a_1, \dots, a_n\}$  是  $V$  的一组基. 每个向量  $a$  可写成  $a = AX$  的形式, 列向量  $X$  是  $a$  在  $M$  下的坐标.

设  $N = \{b_1, \dots, b_n\} = \{AP_1, \dots, AP_n\}$  是另一组基,  $P_i$  是  $b_i$  在  $M$  下的坐标. 则  $a = AX$  在  $N$  下的坐标  $Y$  满足

$$AX = y_1(AP_1) + \dots + y_n(AP_n) = (AP_1, \dots, AP_n)Y = A(PY),$$
 矩阵  $P = (P_1, \dots, P_n)$  的各列是基向量  $b$  在  $M$  下的坐标, 称为基  $M$  到  $N$  的**过渡矩阵**, 一定是可逆矩阵.

同一向量  $a$  在两组基  $M, N$  下的坐标  $X, Y$  满足公式

$$X = PY \quad (\text{坐标变换公式})$$



## Gram-Schmidt正交化

用坐标变换可以将欧氏空间 $V$ 任意一组基 $M=\{a_1, \dots, a_n\}$ 变成标准正交基. 先取  $b_1=a_1$ .

待定  $x$  使  $b_2=a_2-xb_1$  满足

$$(b_2, b_1) = (a_2 - xb_1, b_1) = (a_2, b_1) - x(b_1, b_1) = 0, \quad x = (a_2, b_1) / (b_1, b_1).$$

设已选  $b_i = a_i - (x_1b_1 + \dots + x_{i-1}b_{i-1})$  使  $b_1, \dots, b_k$  两两正交.

待定  $b_{k+1} = a_{k+1} - y_1b_1 - \dots - y_kb_k$  使

$$(b_{k+1}, b_i) = (a_{k+1}, b_i) - y_i(b_i, b_i) = 0, \quad y_i = (a_{k+1}, b_i) / (b_i, b_i).$$

得到正交基 $\{b_1, \dots, b_n\}$ , 再用单位向量  $|b_i|^{-1}b_i$  代替每个  $b_i$ .





## 矩阵相合

设欧氏空间 $V$ 的基 $M=\{a_1, \dots, a_n\}$ 到 $N=\{b_1, \dots, b_n\}$ 的过渡矩阵为 $P=(P_1, \dots, P_n)$ .  $M$ 的Gram方阵为 $S$ . 则  $b_{ij}=(b_i, b_j) = P_i^T S P_j$ .  $N$ 的Gram方阵

$$B = (b_{ij})_{n \times n} = \begin{pmatrix} P_1^T S P_1 & \cdots & P_1^T S P_n \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ P_n^T S P_1 & \cdots & P_n^T S P_n \end{pmatrix} = P^T S P$$

同阶方阵 $A, B$ 相合: 存在可逆方阵 $P$ 使  $B = P^T A P$ .

相合 $A \rightarrow B$ 可用一系列初等行变换和相应的列变换实现.



$$\mathbf{a}_1 = (1, -1, 0, 0)^T, \mathbf{a}_2 = (0, 1, -1, 0)^T, \mathbf{a}_3 = (0, 0, 1, -1)^T$$

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$P = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{3}}{6} \\ 0 & \frac{\sqrt{6}}{3} & \frac{\sqrt{3}}{3} \\ 0 & 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} (G, I) &= \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow[\frac{1}{2}(1)+(2)]{\frac{1}{2}(1)+(2)} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & -1 & \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[\frac{2}{3}(2)+(3)]{\frac{2}{3}(2)+(3)} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow[\frac{1}{\sqrt{2}}(1), \sqrt{\frac{2}{3}}(2), \frac{\sqrt{3}}{2}(3)]{\frac{1}{\sqrt{2}}(1), \sqrt{\frac{2}{3}}(2), \frac{\sqrt{3}}{2}(3)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{6}}{3} & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{\sqrt{3}}{6} & \frac{\sqrt{3}}{3} & \frac{\sqrt{3}}{2} \end{pmatrix} \end{aligned}$$



## 利用计算机

例3. 求方程  $x_1+x_2+x_3+x_4=0$  解空间的一组标准正交基.

```
In[2]:= Orthogonalize[{{1, -1, 0, 0}, {0, 1, -1, 0}, {0, 0, 1, -1}}]
```

```
Out[2]= {{1/sqrt(2), -1/sqrt(2), 0, 0},  
          {1/sqrt(6), 1/sqrt(6), -sqrt(2/3), 0}, {1/(2*sqrt(3)), 1/(2*sqrt(3)), 1/(2*sqrt(3)), -sqrt(3)/2}}
```



北京航空航天大学

谢谢!