



第五章

相似矩阵及二次型



§1 向量的内积、长度及正交性

向量的内积

定义：设有 n 维向量 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$, $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$,


令 $[x, y] = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n$,

则称 $[x, y]$ 为向量 x 和 y 的**内积**。

说明：

- 内积是两个向量之间的一种运算，其结果是一个实数。
- 内积可用矩阵乘法表示：当 x 和 y 都是**列向量**时，

$$[x, y] = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n = x^T y .$$


$$[x, y] = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n = x^T y .$$

内积具有下列性质（ 其中 x, y, z 为 n 维向量 , λ 为实数 ）：

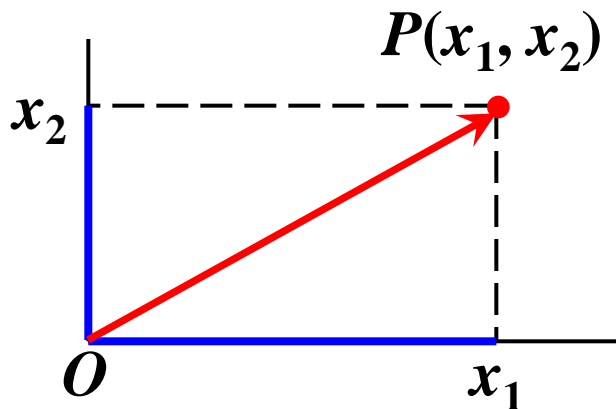
- 对称性： $[x, y] = [y, x]$.
- 线性性质： $[\lambda x, y] = \lambda [x, y]$.

$$[x + y, z] = [x, z] + [y, z]$$

- 当 $x = 0$ （ 零向量 ） 时 , $[x, x] = 0$;
当 $x \neq 0$ （ 零向量 ） 时 , $[x, x] > 0$.
- 施瓦兹（ Schwarz ） 不等式

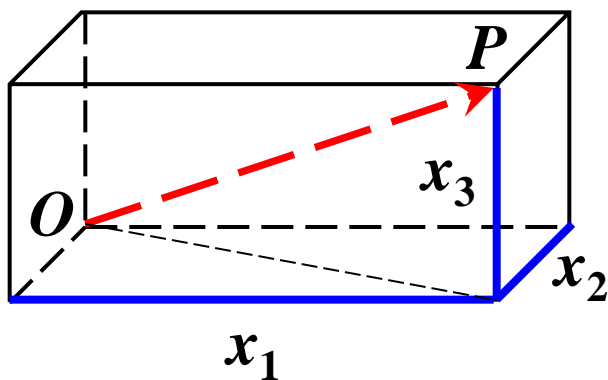
$$[x, y]^2 \leq [x, x] [y, y] .$$

回顾：向量（向径）的长度



若列向量 $x = (x_1, x_2)^T$ ，则

$$|OP| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2}$$



若列向量 $x = (x_1, x_2, x_3)^T$ ，则

$$|OP| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}$$

（将向量的长度的概念推广到n维向量空间中）

向量的长度

定义：令 $\|x\| = \sqrt{[x, x]} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2} \geq 0$

称 $\|x\|$ 为 n 维向量 x 的**长度**（或**范数**） $\Rightarrow \|x\|^2 = [x, x]$

当 $\|x\| = 1$ 时，称 x 为**单位向量**。

向量的长度具有下列性质：

■ **非负性：**当 $x = 0$ （零向量）时， $\|x\| = 0$ ；

当 $x \neq 0$ （零向量）时， $\|x\| > 0$ 。

$$\Rightarrow \forall x \in R^n, \Rightarrow \|x\| \geq 0$$

■ **齐次性：** $\|\lambda x\| = |\lambda| \cdot \|x\|$ 。

■ **三角不等式：** $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ 。

向量的正交性

施瓦兹 (Schwarz) 不等式 : $[x, y]^2 \leq \|x\|^2 \cdot \|y\|^2$

当 $x \neq 0$ 且 $y \neq 0$ 时 , $\left| \frac{[x, y]}{\|x\| \cdot \|y\|} \right| \leq 1$

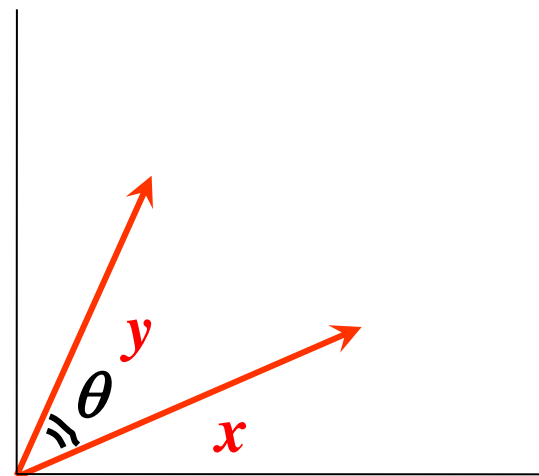
定义 : 当 $x \neq 0$ 且 $y \neq 0$ 时 , 把 $\theta = \arccos \frac{[x, y]}{\|x\| \cdot \|y\|}$
称为 n 维向量 x 和 y 的**夹角** .

$$0 \leq \theta \leq \pi$$

当 $[x, y] = 0$, 称向量 x 和 y **正交** .

显然此时: $\theta = \frac{\pi}{2}$

结论 : 若 $x = 0$, 则 x 与任何向量
都正交 .



定义：两两正交的非零向量组成的向量组成为正交向量组。

定理1：若 n 维向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是一组两两正交的非零向量，则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关。

证明：设 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_r\alpha_r = 0$ （零向量），那么

$$\begin{aligned} 0 &= [\alpha_1, 0] = [\alpha_1, k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_r\alpha_r] \\ &= k_1[\alpha_1, \alpha_1] + k_2[\alpha_1, \alpha_2] + \dots + k_r[\alpha_1, \alpha_r] \\ &= k_1[\alpha_1, \alpha_1] + 0 + \dots + 0 \\ &= k_1\|\alpha_1\|^2 \end{aligned}$$

因为 α_1 是非零向量，所以 $\|\alpha_1\| \neq 0$ ，从而 $k_1 = 0$ 。

同理可证， $k_2 = k_3 = \dots = k_r = 0$ 。

综上所述， $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关。

■ 线性无关向量组未必是正交向量组：

$$\text{例如: } \varepsilon_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

■ n 维向量空间 R^n 中正交向量组所含向量个数 $\leq n$

分析：假如正交向量组中含有 $n+1$ 个 n 维向量，由
P.112定理1得它们必定是线性无关的，但是又根据
P.89定理5（2）可知： $n+1$ 个 n 维向量必线性相关，
产生矛盾。

例1：已知 3 维向量空间 R^3 中两个向量 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$

正交，试求一个非零向量 α_3 ，使 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 两两正交。

分析：显然 $\alpha_1 \perp \alpha_2$ 。

解：设 $\alpha_3 = (x_1, x_2, x_3)^T$ ，若 $\alpha_1 \perp \alpha_3$ ， $\alpha_2 \perp \alpha_3$ ，则

$$[\alpha_1, \alpha_3] = \alpha_1^T \alpha_3 = x_1 + x_2 + x_3 = 0$$

$$[\alpha_2, \alpha_3] = \alpha_2^T \alpha_3 = x_1 - 2x_2 + x_3 = 0$$

$$Ax = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$Ax = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -3 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

得 $\begin{cases} x_1 = -x_3 \\ x_2 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = -x_3 \\ x_2 = 0 \\ x_3 = x_3 \end{cases} \Rightarrow \text{通解为 } \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = c \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad c \text{ 任意常数}$

从而有基础解系 $\begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$, 令 $c = 1$, 得 $\alpha_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

注意 α_3
不唯一

定义： n 维向量 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_r$ 是向量空间 $V \subset R^n$ 中的向量，满足

- ✓ $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_r$ 是向量空间 V 中的一个基（最大无关组）；
 - ✓ $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_r$ 是一个正交向量组（称为 V 的一个**正交基**）；
 - ✓ $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_r$ 都是单位向量，
- 则称 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_r$ 是 V 的一个**规范正交基**（或标准正交基）。

例2： $\varepsilon_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

是 R^4 的一个规范正交基。

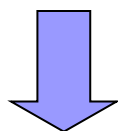
$$\varepsilon_1 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_2 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}, \varepsilon_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

也是 R^4 的一个规范正交基 .

$$\varepsilon_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

是 R^4 的一个基 , 但不是规范正交基 .

问题： 向量空间 V 中的一个基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 怎样转化成



向量空间 V 中的一个规范正交基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_r$

设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 是3维向量空间 R^n 的一组基,

将 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 正交化, 得一正交基 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$

做法: 取 $\beta_1 = \alpha_1$, $\beta_2 = \alpha_2 - k_1\beta_1$, 令 $[\beta_1, \beta_2] = 0$ (正交)

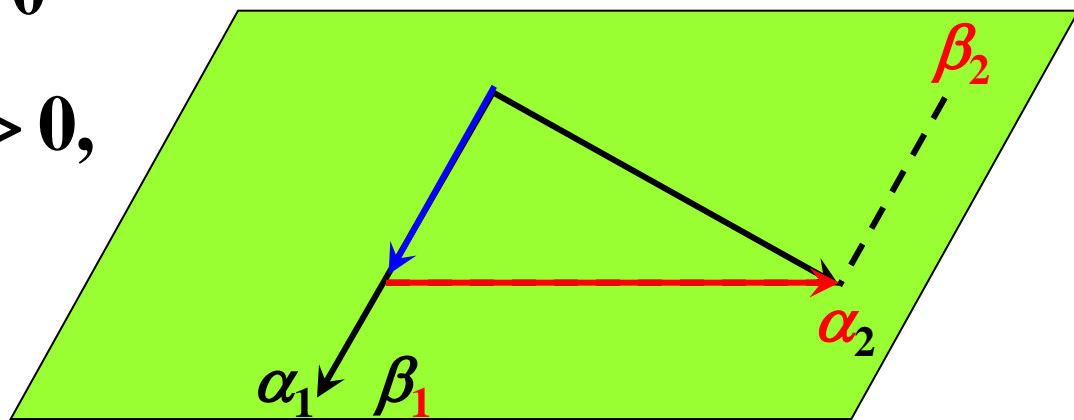
即 $[\beta_1, \alpha_2 - k_1\beta_1] = [\beta_1, \alpha_2] - [\beta_1, k_1\beta_1]$

$$= [\beta_1, \alpha_2] - k_1[\beta_1, \beta_1] = 0$$

因为 $\beta_1 \neq 0$, $[\beta_1, \beta_1] > 0$,

$$\text{所以 } k_1 = \frac{[\beta_1, \alpha_2]}{[\beta_1, \beta_1]}$$

$$\text{得 } \beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\beta_1, \alpha_2]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1$$



取 $\beta_3 = \alpha_3 - k_1\beta_1 - k_2\beta_2$ 令 $[\beta_1, \beta_3] = 0$ (正交),

$$[\beta_1, \beta_3] = [\beta_1, \alpha_3 - k_1\beta_1 - k_2\beta_2] \quad [\beta_2, \beta_3] = 0 \text{ (正交)}$$

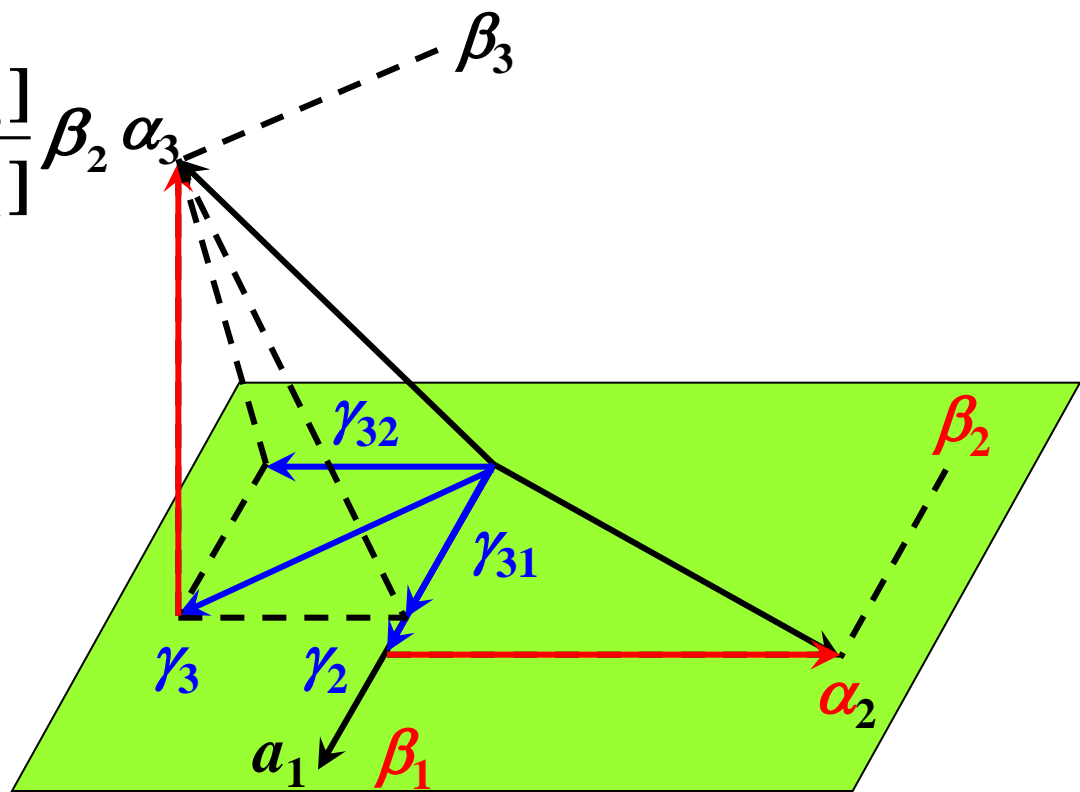
$$= [\beta_1, \alpha_3] - k_1[\beta_1, \beta_1] = 0 \quad \text{解得 } k_1 = \frac{[\beta_1, \alpha_3]}{[\beta_1, \beta_1]},$$

$$\text{同理解得 } k_2 = \frac{[\beta_2, \alpha_3]}{[\beta_2, \beta_2]},$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\beta_1, \alpha_3]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\beta_2, \alpha_3]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2$$

于是 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 是一个正交向量组

将上述结果推广到
向量空间中的基向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$



求规范正交基的方法 基 \Rightarrow 正交基 \Rightarrow 规范正交基

第一步：正交化——施密特 (Schmidt) 正交化过程

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是向量空间 V 中的一个基，那么令

$$\beta_1 = \alpha_1, \quad \beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\beta_1, \alpha_2]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\beta_1, \alpha_3]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\beta_2, \alpha_3]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2$$

.....

$$\beta_r = \alpha_r - \frac{[\beta_1, \alpha_r]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\beta_2, \alpha_r]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 - \dots - \frac{[\beta_{r-1}, \alpha_r]}{[\beta_{r-1}, \beta_{r-1}]} \beta_{r-1}$$

于是 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 两两正交，并且与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 等价，即 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 是向量空间 V 中的一个正交基。

特别地， β_1, \dots, β_k 与 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 等价 ($1 \leq k \leq r$)。

第二步：单位化

设 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 是向量空间 V 中的一个正交基，那么令

$$\varepsilon_1 = \frac{1}{\|\beta_1\|} \beta_1, \varepsilon_2 = \frac{1}{\|\beta_2\|} \beta_2, \dots, \varepsilon_r = \frac{1}{\|\beta_r\|} \beta_r$$

从而 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_r$ 是向量空间 V 中的一个规范正交基。

例3： 设 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$, 试用施密特正交化

过程把这组向量规范正交化 .

解： 第一步正交化，取

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\beta_1, \alpha_2]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix} - \frac{4}{6} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix} = \frac{5}{3} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\beta_1, \alpha_3]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\beta_2, \alpha_3]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} - \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix} + \frac{5}{3} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

例3： 设 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$, 试用施密特正交化

过程把这组向量规范正交化 .

解： 第二步单位化，令 $\varepsilon_1 = \frac{1}{\|\beta_1\|} \beta_1 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$

$$\varepsilon_2 = \frac{1}{\|\beta_2\|} \beta_2 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\varepsilon_3 = \frac{1}{\|\beta_3\|} \beta_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

例4、 已知 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, 试求非零向量 α_2, α_3 , 使 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 两两正交.

解： 若 $\alpha_1 \perp \alpha_2$, $\alpha_1 \perp \alpha_3$, 则

$$[\alpha_1, \alpha_2] = \alpha_1^T \alpha_2 = x_1 + x_2 + x_3 = 0$$

$$[\alpha_1, \alpha_3] = \alpha_1^T \alpha_3 = x_1 + x_2 + x_3 = 0$$

即 α_2, α_3 应满足方程 $x_1 + x_2 + x_3 = 0$.

$$\begin{aligned} \alpha_2 &= \xi_1 \\ \alpha_3 &= \xi_2 - \frac{[\xi_1, \xi_2]}{[\xi_1, \xi_1]} \xi_1 \end{aligned}$$

基础解系为 $\xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \xi_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{正交化}} \alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$

然后把基础解系正交化即为所求 . (以保证 $\alpha_2 \perp \alpha_3$ 成立)

注意齐次线性方程组解的线性组合还是解

定义：如果 n 阶矩阵 A 满足 $A^T A = E$, (即 $A^{-1} = A^T$,)
则称矩阵 A 为**正交矩阵** , 简称**正交阵** .

$$A^T A = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \alpha_1 & \alpha_1^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_1^T \alpha_n \\ \alpha_2^T \alpha_1 & \alpha_2^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_2^T \alpha_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \alpha_n^T \alpha_1 & \alpha_n^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_n^T \alpha_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

于是

$$\alpha_i^T \alpha_j = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \quad (i, j = 1, 2, \dots, n)$$

从而可得

- 方阵 A 为正交阵的充分必要条件是 A 的**列向量**都是单位向量 , 且两两正交 . 即 A 的**列向量组**构成 R^n 的规范正交基 .

定义：如果 n 阶矩阵 A 满足 $A^T A = E$ ，即 $A^{-1} = A^T$ ，则称矩阵 A 为**正交矩阵**，简称**正交阵**。

■ 方阵 A 为正交阵的充分必要条件是 A 的**列向量**都是单位向量，且两两正交。即 A 的**列向量组**构成 R^n 的规范正交基。

又因为 $A^T A = E \Leftrightarrow A^{-1} = A^T \Leftrightarrow A A^T = E$ ，所以

$$A A^T = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} (\beta_1^T, \beta_2^T, \dots, \beta_n^T) = \begin{pmatrix} \beta_1 \beta_1^T & \beta_1 \beta_2^T & \cdots & \beta_1 \beta_n^T \\ \beta_2 \beta_1^T & \beta_2 \beta_2^T & \cdots & \beta_2 \beta_n^T \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \beta_n \beta_1^T & \beta_n \beta_2^T & \cdots & \beta_n \beta_n^T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

$$[\beta_i, \beta_j] = \beta_i \beta_j^T = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \quad (i, j = 1, 2, \dots, n)$$

这里 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 是正交矩阵 A 的行向量组

定义：如果 n 阶矩阵 A 满足 $A^T A = E$ ，即 $A^{-1} = A^T$ ，
则称矩阵 A 为**正交矩阵**，简称**正交阵**。

- 方阵 A 为正交阵的充分必要条件是 A 的**列向量**都是单位向量，且两两正交。即 A 的**列向量组**构成 R^n 的规范正交基。
- 方阵 A 为正交阵的充分必要条件是 A 的**行向量**都是单位向量，且两两正交。即 A 的**行向量组**构成 R^n 的规范正交基。

例：正交矩阵 $P = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} & 0 & 0 \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 0 & 0 & 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$

显然， P 的列向量组是 R^4 的一个规范正交基

$$e_1 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, e_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}, e_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

例4：验证矩阵 $\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$ 是正交矩阵.

证明： P 的每个列向量都是单位向量，且两两正交，
所以 P 是正交阵.

正交矩阵具有下列性质：

- ✓ 若 A 是正交阵，则 A^{-1} 也是正交阵，且 $A^{-1}=A^T$ ，
- ✓ 若 A 是正交阵，则 $|A| = 1$ 或 -1 。
- ✓ 若 A 和 B 是正交阵，则 AB 也是正交阵。

定义：若 P 是正交阵，则线性变换 $y = Px$ 称为**正交变换**。

$\|y\|$

结论：经过正交变换，线段的长度保持不变（从而三角形的形状保持不变），这就是正交变换的优良特性。

$$[P\alpha, P\beta] = (P\alpha)^T P\beta = \alpha^T P^T P\beta = \alpha^T \beta$$

结论：经过正交变换，向量的内积保持不变。