

# 线性代数-15

主讲：吴利苏

wulisu@sdust.edu.cn

2024 年 10 月 20 日

# 本次课内容

1. 正交向量组

2. Schmidt 正交化

3. 正交矩阵和正交变换

补充: 线性变换

# 正交向量组

- 内积

$$(X, Y) = X^T Y = x_1 y_1 + \cdots + x_n y_n$$

- 若  $(X, Y) = 0$ , 则称向量  $X, Y$  正交. 零向量与任何向量都正交.
- 正交向量组: 一组两两正交的非零向量.

# 正交向量组

- 内积

$$(X, Y) = X^T Y = x_1 y_1 + \cdots + x_n y_n$$

- 若  $(X, Y) = 0$ , 则称向量  $X, Y$  正交. 零向量与任何向量都正交.
- 正交向量组: 一组两两正交的非零向量.

定理 (定理 1: 正交向量组必线性无关)

若  $\alpha_1, \cdots, \alpha_r$  是正交向量组, 证明  $\alpha_1, \cdots, \alpha_r$  线性无关.

例 (例 1)

已知

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$$

正交. 求一个非零向量  $\alpha_3$  使得  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  两两正交.

# 标准正交基的定义

## 定义 (标准正交基)

设  $n$  维向量  $e_1, \dots, e_r$  为向量空间  $V (V \subseteq \mathbb{R}^n)$  的向量, 如果

- $e_1, \dots, e_r$  为  $V$  的一组基 (最大无关组);
- $e_1, \dots, e_r$  两两正交;
- $e_1, \dots, e_r$  都为单位向量,

则称  $e_1, \dots, e_r$  为  $V$  的一组标准正交基.

# 标准正交基的定义

## 定义 (标准正交基)

设  $n$  维向量  $e_1, \dots, e_r$  为向量空间  $V (V \subseteq \mathbb{R}^n)$  的向量, 如果

- $e_1, \dots, e_r$  为  $V$  的一组基 (最大无关组);
- $e_1, \dots, e_r$  两两正交;
- $e_1, \dots, e_r$  都为单位向量,

则称  $e_1, \dots, e_r$  为  $V$  的一组标准正交基.

- 只满足前两个条件的向量组称为  $V$  的一组正交基.

## 例子

例

设  $\alpha_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1, 0)^T$ ,  $\alpha_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1, 0)^T$ ,  $\alpha_3 = (0, 0, 1)^T$  为  $\mathbb{R}^3$  的一组标准正交基, 求  $\beta = (1, 2, 3)^T$  在这组基下的坐标.



## 例子

例

设  $\alpha_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1, 0)^T$ ,  $\alpha_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1, 0)^T$ ,  $\alpha_3 = (0, 0, 1)^T$  为  $\mathbb{R}^3$  的一组标准正交基, 求  $\beta = (1, 2, 3)^T$  在这组基下的坐标.

- 设  $e_1, \dots, e_r$  为  $V$  的一组标准正交基,

$$\alpha = \lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_r e_r \in V$$

则  $[\alpha, e_i] = [\lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_r e_r, e_i] = \lambda[e_i, e_i] = \lambda_i$ .

- 如何得到向量空间的标准正交基?

## Schmidt 正交化：从一般基得到正交基的算法

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  为向量空间  $V$  的一组基,

- 正交化 (Schmidt 正交化):

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\beta_1, \alpha_2)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1,$$

...

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

- 单位化:

$$e_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|}, e_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|}, \dots, e_r = \frac{\beta_r}{\|\beta_r\|}.$$

$$L(\alpha_1, \dots, \alpha_r) = L(\beta_1, \dots, \beta_r)$$

### 性质

在 *Schmidt* 正交化过程中, 对任意  $k = 1, \dots, r$ , 向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_k$  与  $\beta_1, \dots, \beta_k$  等价. 特别地,  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  与  $\beta_1, \dots, \beta_r$  等价.

$$L(\alpha_1, \dots, \alpha_r) = L(\beta_1, \dots, \beta_r)$$

### 性质

在 *Schmidt* 正交化过程中, 对任意  $k = 1, \dots, r$ , 向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_k$  与  $\beta_1, \dots, \beta_k$  等价. 特别地,  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  与  $\beta_1, \dots, \beta_r$  等价.

- 两个向量组  $A, B$  等价  $\Leftrightarrow A, B$  可以相互线性表示.

$$L(\alpha_1, \dots, \alpha_r) = L(\beta_1, \dots, \beta_r)$$

### 性质

在 *Schmidt* 正交化过程中, 对任意  $k = 1, \dots, r$ , 向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_k$  与  $\beta_1, \dots, \beta_k$  等价. 特别地,  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  与  $\beta_1, \dots, \beta_r$  等价.

- 两个向量组  $A, B$  等价  $\Leftrightarrow A, B$  可以相互线性表示.

### 推论

- 正交向量组是线性无关向量组;
- 反之, 线性无关向量组可以 *Schmidt* 正交化为正交向量组.

## 例 2

例

设  $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$ ,  $\alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $\alpha_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ , 用 Schmidt 正交化把这组向量标准正交化.

### 例 3

例

设  $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ , 求一组非零向量  $\alpha_2, \alpha_3$ , 使得  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  两两正交.

# 正交矩阵的概念和性质

定义 (定义 4: 正交矩阵)

若  $n$  阶矩阵  $A$  满足

$$A^T A = E \quad (i.e. \ A^{-1} = A^T),$$

则称  $A$  为正交矩阵, 简称正交阵.



# 正交矩阵的概念和性质

定义 (定义 4: 正交矩阵)

若  $n$  阶矩阵  $A$  满足

$$A^T A = E \quad (i.e. \ A^{-1} = A^T),$$

则称  $A$  为正交矩阵, 简称正交阵.

- 矩阵  $A$  是正交矩阵  $\Leftrightarrow A$  的列 (行) 向量组是  $\mathbb{R}^n$  的标准正交基.
- $A$  是正交矩阵, 则  $|A| = \pm 1$ .
- $A$  是正交矩阵, 则  $A^{-1}$  和  $A^T$  也是正交矩阵.
- $A, B$  是正交矩阵, 则  $AB$  也是正交矩阵.

## 例 4

例

验证矩阵

$$P = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

为正交矩阵.

例 (Lecture-5)

设  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T \in \mathbb{R}^n$ ,  $\alpha^T \alpha = 1$ ,

$$H = E - 2\alpha\alpha^T.$$

证明  $H$  为对称阵, 且  $HH^T = E$ .

所以  $H$  为一个正交矩阵.

# 向量空间上的线性变换

例 (Lecture-5: 线性变换和矩阵)

给定一个  $n$  维向量  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ , 取线性变换如下,

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \dots \\ y_n = a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n \end{cases} \quad (1)$$

则得  $n$  维向量  $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ . 矩阵  $A = (a_{ij})$  表示上面线性变换, 则有

$$Y = AX.$$

# 向量空间上的线性变换

例 (Lecture-5: 线性变换和矩阵)

给定一个  $n$  维向量  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ , 取线性变换如下,

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \dots \\ y_n = a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n \end{cases} \quad (1)$$

则得  $n$  维向量  $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ . 矩阵  $A = (a_{ij})$  表示上面线性变换, 则有

$$Y = AX.$$

- 线性变换和  $n$  阶方阵一一对应.

定义 (定义 5)

若  $P$  为正交矩阵, 则线性变换  $Y = PX$  称为正交变换.

# 正交变换

定义 (定义 5)

若  $P$  为正交矩阵, 则线性变换  $Y = PX$  称为正交变换.

- 正交变换保持内积不变.

$$(PX, PY) = (PX)^T PY = X^T P^T PY = X^T Y = (X, Y).$$

- 正交变换保持长度不变.
- 正交变换保持夹角不变.

例 (Lecture-5)

设  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T \in \mathbb{R}^n$ ,  $\alpha^T \alpha = 1$ ,

$$H = E - 2\alpha\alpha^T.$$

则  $H^T = H$ , 且  $HH^T = E$ . 则  $Y = HX$  是一个正交变换 (称为镜面反射).



## 小结

- 正交向量组、标准正交基;
- Schmidt 正交化;
- 正交矩阵和正交变换;
- 矩阵相似和相似变换.

- 设向量组

$$(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & 2 \\ 0 & -1 & 1 & -1 \\ -1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

- 1) 将向量  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  正交单位化为  $e_1, e_2, e_3$  (Page<sub>138</sub>: 2-2);
  - 2) 将  $\alpha_4$  表示为  $e_1, e_2, e_3$  线性组合的形式.
- Page<sub>139</sub>: 4、5.

## 补充：线性变换的严格定义

### 定义

设  $\rho: \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^n$  为一个变换 (自身到自身的映射). 若满足

- $\forall X_1, X_2 \in \mathbb{R}^n, \rho(X_1 + X_2) = \rho(X_1) + \rho(X_2);$
- $\forall X \in \mathbb{R}^n, \forall k \in \mathbb{R}, \rho(k \cdot X) = k \cdot \rho(X),$

则称  $\rho$  是一个线性变换.

取定向量空间  $\mathbb{R}^n$  的一组基  $\xi_1, \dots, \xi_n$ , 设

$$\rho(\xi_i) = (\xi_1, \dots, \xi_n) \begin{pmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{pmatrix} = (\xi_1, \dots, \xi_n) \alpha_i, \quad i = 1, \dots, n$$

则对  $\mathbb{R}^n$  中任意向量  $y = x_1 \xi_1 + \dots + x_n \xi_n = (\xi_1, \dots, \xi_n) X$ ,

$$\begin{aligned} \rho(y) &= \rho(x_1 \xi_1 + \dots + x_n \xi_n) \\ &= x_1 \rho(\xi_1) + \dots + x_n \rho(\xi_n) \\ &= (\xi_1, \dots, \xi_n) (x_1 \alpha_1 + \dots + x_n \alpha_n) \\ &= (\xi_1, \dots, \xi_n) A X \\ &:= (\xi_1, \dots, \xi_n) Y \end{aligned}$$

所以线性变换在基  $\xi_1, \dots, \xi_n$  下可以用  $Y = AX$  表示.

设  $\eta_1, \dots, \eta_n$  为向量空间  $\mathbb{R}^n$  的另外一组基. 设从基  $\xi_1, \dots, \xi_n$  到基  $\eta_1, \dots, \eta_n$  的基变换公式为

$$(\eta_1, \dots, \eta_n) = (\xi_1, \dots, \xi_n)P,$$

其中  $P$  可逆, 称为过渡矩阵.  
则

$$y = (\xi_1, \dots, \xi_n)X = (\eta_1, \dots, \eta_n)P^{-1}X := (\eta_1, \dots, \eta_n)X'$$

$$\rho(y) = (\xi_1, \dots, \xi_n)Y = (\eta_1, \dots, \eta_n)P^{-1}Y := (\eta_1, \dots, \eta_n)Y'$$

从而由  $(\xi_1, \dots, \xi_n)AX = (\xi_1, \dots, \xi_n)Y$  知

$$(\eta_1, \dots, \eta_n)P^{-1}APX' = (\eta_1, \dots, \eta_n)P^{-1}PY' = (\eta_1, \dots, \eta_n)Y'$$

所以线性变换在基  $\eta_1, \dots, \eta_n$  下可以用  $Y' = P^{-1}APX'$  表示.

## 第五章主题：矩阵的相似

综上：矩阵  $A$  和矩阵  $P^{-1}AP$  是同一个线性变换  $\rho$  在不同基下的矩阵. 这种关系被定义为矩阵的相似关系.

定义

设  $A, B$  为  $n$  阶方阵, 若存在可逆矩阵  $P$  使得

$$B = P^{-1}AP,$$

则称矩阵  $A, B$  相似.

# 欢迎提问和讨论

吴利苏 (<http://wulisu.cn>)

Email: [wulisu@sdust.edu.cn](mailto:wulisu@sdust.edu.cn)

2024 年 10 月 20 日