

## §5.3 标准正交基与 Gram-Schmidt 正交化过程

高等代数 <https://gdfzu.club>

# 目录

- ① 标准正交基
- ② 正交投影的计算
- ③ Gram-Schmidt 标准正交化过程
- ④ QR 分解

# 正交向量组

- $\mathbb{R}^3$  中常用的基:  $i = (1, 0, 0)^T$ 、 $j = (0, 1, 0)^T$ 、 $k = (0, 0, 1)^T$

# 正交向量组

- $\mathbb{R}^3$  中常用的基:  $i = (1, 0, 0)^T$ 、 $j = (0, 1, 0)^T$ 、 $k = (0, 0, 1)^T$
- 正交向量组: 任意两个向量均正交的向量组

# 正交向量组

- $\mathbb{R}^3$  中常用的基:  $i = (1, 0, 0)^T$ 、 $j = (0, 1, 0)^T$ 、 $k = (0, 0, 1)^T$
- 正交向量组: 任意两个向量均正交的向量组

## 例 1.1

设  $\alpha_1 = (2, 1, -1)^T$ ,  $\alpha_2 = (0, 1, 1)^T$ ,  $\alpha_3 = (1, -1, 1)^T$ 。可以验证  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  是一个正交向量组。

# 正交向量组

- $\mathbb{R}^3$  中常用的基:  $i = (1, 0, 0)^T$ 、 $j = (0, 1, 0)^T$ 、 $k = (0, 0, 1)^T$
- 正交向量组: 任意两个向量均正交的向量组

## 例 1.1

设  $\alpha_1 = (2, 1, -1)^T$ ,  $\alpha_2 = (0, 1, 1)^T$ ,  $\alpha_3 = (1, -1, 1)^T$ 。可以验证  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  是一个正交向量组。

## 定理 1.2

若  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  是一个正交向量组, 且没有 0 向量, 则  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  线性无关。

# 正交基

- 正交基：正交向量组构成的基

# 正交基

- 正交基：正交向量组构成的基

## 定理 1.3

设  $(\alpha_1, \dots, \alpha_t)$  是  $\mathbb{R}^n$  子空间  $V$  的一组正交基, 对  $\forall \beta \in V$ , 记

$$\beta = c_1\alpha_1 + \cdots + c_t\alpha_t,$$

则

$$c_j = \frac{\beta \cdot \alpha_j}{\alpha_j \cdot \alpha_j}, \quad j = 1, \dots, t.$$



# 标准正交基

## 定义 1.4

若  $\mathbb{R}^n$  中的向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  是一个正交向量组, 且对每一个向量  $\alpha_j (j = 1, \dots, t)$ ,

$$\alpha_j \cdot \alpha_j = \|\alpha_j\|^2 = 1,$$

则称  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  是一个标准正交向量组。称  $(\alpha_1, \dots, \alpha_t)$  是  $V$  的一个标准正交基, 其中

$$V = \langle \alpha_1, \dots, \alpha_t \rangle.$$

# 标准正交基

## 定义 1.4

若  $\mathbb{R}^n$  中的向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  是一个正交向量组, 且对每一个向量  $\alpha_j (j = 1, \dots, t)$ ,

$$\alpha_j \cdot \alpha_j = \|\alpha_j\|^2 = 1,$$

则称  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  是一个**标准正交向量组**。称  $(\alpha_1, \dots, \alpha_t)$  是  $V$  的一个**标准正交基**, 其中

$$V = \langle \alpha_1, \dots, \alpha_t \rangle.$$

## 定理 1.5

设  $(\alpha_1, \dots, \alpha_t)$  是  $\mathbb{R}^n$  子空间  $V$  的一组标准正交基, 对  $\forall \beta \in V$ , 记

$$\beta = c_1 \alpha_1 + \dots + c_t \alpha_t,$$

则

$$c_j = \beta \cdot \alpha_j, \quad j = 1, \dots, t.$$

# 标准正交基的矩阵

- 对任意的  $i, j = 1, \dots, t$ ,

$$\alpha_i \cdot \alpha_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j, \\ 1 & i = j. \end{cases}$$

# 标准正交基的矩阵

- 对任意的  $i, j = 1, \dots, t$ ,

$$\alpha_i \cdot \alpha_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j, \\ 1 & i = j. \end{cases}$$

- 记  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_t)$ , 则  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  是一个标准正交向量组等价于

$$A^T A = E_t.$$

# 标准正交基的矩阵

- 对任意的  $i, j = 1, \dots, t$ ,

$$\alpha_i \cdot \alpha_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j, \\ 1 & i = j. \end{cases}$$

- 记  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_t)$ , 则  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  是一个标准正交向量组等价于

$$A^T A = E_t.$$

- $AA^T = ?$

# 目录

- 1 标准正交基
- 2 正交投影的计算
- 3 Gram-Schmidt 标准正交化过程
- 4 QR 分解

# 投影

- $\text{Proj}_\alpha(\beta)$ : 向量  $\beta$  在向量  $\alpha$  上的投影

# 投影

- $\text{Proj}_\alpha(\beta)$ : 向量  $\beta$  在向量  $\alpha$  上的投影

## 命题 2.1

设  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^n$ , 且  $\alpha \neq 0$ , 则

$$\text{Proj}_\alpha(\beta) = \frac{\beta \cdot \alpha}{\alpha \cdot \alpha} \alpha.$$

特别地, 若  $\|\alpha\| = 1$ , 则

$$\text{Proj}_\alpha(\beta) = (\beta \cdot \alpha) \alpha = (\alpha \alpha^T) \beta.$$



# 正交向量的构造

## 定理 2.2

对任意非 0 的同维列向量  $\alpha$  和  $\beta$ ,

$$\alpha \perp (\beta - \text{Proj}_{\alpha}(\beta)).$$

# 正交向量的构造

## 定理 2.2

对任意非 0 的同维列向量  $\alpha$  和  $\beta$ ,

$$\alpha \perp (\beta - \text{Proj}_{\alpha}(\beta)).$$

## 定理 2.3

设  $(\alpha_1, \dots, \alpha_t)$  是  $\mathbb{R}^n$  子空间  $V$  的一组标准正交基, 记  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_t)$ , 则对  $\forall \beta \in \mathbb{R}^n$ ,

$$\begin{aligned} \text{Proj}_V(\beta) &= \text{Proj}_{\alpha_1}(\beta) + \cdots + \text{Proj}_{\alpha_t}(\beta) \\ &= (\beta \cdot \alpha_1)\alpha_1 + \cdots + (\beta \cdot \alpha_t)\alpha_t, \\ &= AA^T\beta, \end{aligned}$$

且

$$(\beta - \text{Proj}_V(\beta)) \perp V.$$

# 投影矩阵

- 记  $P = AA^T$ ，其中  $A$  的列向量组是一组标准正交基，则

$$P^2 = (AA^T)^2 = A(A^T A)A^T = AA^T = P.$$

# 投影矩阵

- 记  $P = AA^T$ ，其中  $A$  的列向量组是一组标准正交基，则

$$P^2 = (AA^T)^2 = A(A^T A)A^T = AA^T = P.$$

- 投影矩阵：满足条件  $P^2 = P$  的方阵  $P$

# 投影矩阵

- 记  $P = AA^T$ ，其中  $A$  的列向量组是一组标准正交基，则

$$P^2 = (AA^T)^2 = A(A^T A)A^T = AA^T = P.$$

- 投影矩阵：满足条件  $P^2 = P$  的方阵  $P$
- 正交投影矩阵：进一步满足  $P^T = P$  的投影矩阵  $P$

# 目录

- 1 标准正交基
- 2 正交投影的计算
- 3 Gram-Schmidt 标准正交化过程
- 4 QR 分解

# 算例

## 例 3.1

取  $\alpha_1 = (1, 1, 0)^T$ ,  $\alpha_2 = (-2, 0, 1)^T$ , 记  $V = \langle \alpha_1, \alpha_2 \rangle$ 。构造  $V$  的一组标准正交基。

# 算例

## 例 3.1

取  $\alpha_1 = (1, 1, 0)^T$ ,  $\alpha_2 = (-2, 0, 1)^T$ , 记  $V = \langle \alpha_1, \alpha_2 \rangle$ 。构造  $V$  的一组标准正交基。

## 例 3.2

设  $\alpha_1 = (1, 1, 1, 1)^T$ ,  $\alpha_2 = (0, 1, 1, 1)^T$ ,  $\alpha_3 = (0, 0, 1, 1)^T$ 。构造  $\langle \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3 \rangle$  的一组标准正交基。



# Gram-Schmidt 标准正交化过程

## 定理 3.3

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  是  $\mathbb{R}^n$  中的一个线性无关向量组, 则必存在标准正交向量组  $\gamma_1, \dots, \gamma_s$ , 使得对于任意的  $r (1 \leq r \leq s)$ , 总有

$$\langle \alpha_1, \dots, \alpha_r \rangle = \langle \gamma_1, \dots, \gamma_r \rangle.$$

# Gram-Schmidt 标准正交化过程

## 定理 3.3

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  是  $\mathbb{R}^n$  中的一个线性无关向量组, 则必存在标准正交向量组  $\gamma_1, \dots, \gamma_s$ , 使得对于任意的  $r (1 \leq r \leq s)$ , 总有

$$\langle \alpha_1, \dots, \alpha_r \rangle = \langle \gamma_1, \dots, \gamma_r \rangle.$$

- 思考: 线性无关性的作用

# 内积空间的扩基定理

## 推论 3.4

$\mathbb{R}^n$  的任意非 0 子空间必有标准正交基。

# 内积空间的扩基定理

## 推论 3.4

$\mathbb{R}^n$  的任意非  $0$  子空间必有标准正交基。

## 推论 3.5

在  $\mathbb{R}^n$  的任意非  $0$  子空间  $V$  中, 任意标准正交向量组都可扩为  $V$  的标准正交基。

# 目录

- 1 标准正交基
- 2 正交投影的计算
- 3 Gram-Schmidt 标准正交化过程
- 4 QR 分解

# QR 分解

## 定理 4.1

设  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  是一个列满秩矩阵 (即  $m \geq n$  且  $r(A) = n$ ), 则存在一个矩阵  $Q \in \mathbb{R}^{m \times n}$  和一个上三角矩阵  $R \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 使得

$$A = QR, \quad Q^T Q = E_n.$$

# 算例

## 例 4.2

求矩阵的 QR 分解:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

# 算例

## 例 4.2

求矩阵的 QR 分解:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

## 定理 4.3

设  $A_{m \times n}$  是一个列满秩矩阵,  $\beta \in \mathbb{R}^m$ , 则  $AX = \beta$  有唯一的最小二乘解  $X_0 = R^{-1}Q^T\beta$ , 其中  $A = QR$  是  $A$  的 QR 分解。