

第四章

向量空间和线性变换

一、向量空间、基、维数

1. 向量空间

设 V 为 n 维向量的非空集合，若 V 满足：

加法封闭：若 $\alpha, \beta \in V$ ，则 $\alpha + \beta \in V$ ；

数乘封闭：若 $\alpha \in V$ ，则 $k\alpha \in V$ ；

则称 V 为一向量空间。

例 $V = \{\alpha = (0, a_2, a_3, \dots, a_n) \mid a_i \in R, i = 2, \dots, n\}$

$$V = \{\alpha = (1, a_2, a_3, \dots, a_n) \mid a_i \in R, i = 2, \dots, n\}$$

由一个零向量构成的向量空间称为零空间；

由全体 n 维实向量构成的向量空间记为 R^n

2. 基与维数

设 V 为向量空间，若向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \in V$ ，且

(1) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关；

(2) V 中任何向量都可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性表示，
则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 为 V 的一组基； r 为 V 的维数，
记为 $\dim V = r$.

3. 子空间

设 U 为向量空间 V 的非空子集，且 U 也构成向量空间，则称 U 为 V 的一个子空间.

4. 生成的子空间

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m \in R^n$, 则称

$$V = \{\alpha = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_m \alpha_m \mid k_i \in R, i = 1, 2, \dots, m\}$$

为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 生成的子空间 . 记作

$$L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$$

二、坐标与坐标变换

1. 坐标

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是向量空间 V 的一组基, α 是 V 中的一个向量, α 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 唯一线性表示成 $\alpha = x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_n \alpha_n$ 称 x_1, x_2, \dots, x_n 为向量 α 在基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 下的坐标, 记作

$$(x_1, x_2, \dots, x_n)^T.$$

注意: 向量的坐标不要与向量混为一谈, n 维向量只有有在自然基(即, e_1, \dots, e_n)下的坐标才是它的本身.

2. 过渡矩阵

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 和 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 是向量空间 V 的两组基, 且

$$\beta_1 = p_{11}\alpha_1 + p_{21}\alpha_2 + \dots + p_{n1}\alpha_n$$

$$\beta_2 = p_{12}\alpha_1 + p_{22}\alpha_2 + \dots + p_{n2}\alpha_n$$

.....

$$\beta_n = p_{1n}\alpha_1 + p_{2n}\alpha_2 + \dots + p_{nn}\alpha_n$$

或写为 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) P$

其中 $P = (p_{ij})_n$

称 P 为由基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 到基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 的
过渡矩阵 .

3.坐标变换

设 V 中的某个向量 α 在两组基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 和 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 下的坐标分别为 $(x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 和 $(y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ ，则

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

称之为坐标变换公式.

例 在 \mathbf{R}^n 中, 求由基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 到基 $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n$ 的过渡矩阵及由基 $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n$ 到基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 的过渡矩阵. 其中

$$\varepsilon_1 = (1, 0, \dots, 0), \varepsilon_2 = (0, 1, \dots, 0), \dots, \varepsilon_n = (0, \dots, 0, 1)$$

$$\eta_1 = (1, 1, \dots, 1), \eta_2 = (0, 1, \dots, 1), \dots, \eta_n = (0, \dots, 0, 1)$$

并求向量 $\alpha = (a_1, a_2, \cdots, a_n)$ 在基 $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n$ 下的坐标.

[illegible]

$$\therefore (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \\ \mathbf{1} & \mathbf{1} & \dots & \mathbf{0} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \mathbf{1} & \mathbf{1} & \dots & \mathbf{1} \end{pmatrix}$$

$$\text{而, } (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) \begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \\ \mathbf{1} & \mathbf{1} & \dots & \mathbf{0} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \mathbf{1} & \mathbf{1} & \dots & \mathbf{1} \end{pmatrix}^{-1}$$

$$= (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) \begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \\ -\mathbf{1} & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & -\mathbf{1} & \mathbf{1} & \dots & \mathbf{0} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{1} \end{pmatrix}$$

故，由基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 到基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵为

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 1 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

由基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 到基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 的过渡矩阵为

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

$\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标就是

$$(a_1, a_2, \dots, a_n)$$

设 α 在基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 下的坐标为 (x_1, x_2, \dots, x_n) , 则

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & -1 & 1 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 - a_1 \\ \vdots \\ a_n - a_{n-1} \end{pmatrix}$$

所以 α 在基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 下的坐标为

$$(a_1, a_2 - a_1, \dots, a_n - a_{n-1})$$

三. 内积、正交化、正交矩阵.

1. 向量的内积、长度、夹角

定义1: n 维实向量 $\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$ $\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$

称 $(\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n$
$$= (a_1, a_2, \cdots, a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \alpha^T \beta$$

为向量 α 与 β 的内积。

若 α, β 为行向量, 则 $(\alpha, \beta) = \alpha \beta^T$

向量内积的性质:

$$(1)(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha) \quad \text{对称性}$$

$$\left. \begin{aligned} (2)(\alpha + \beta, \gamma) &= (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma) \\ (3)(k\alpha, \beta) &= k(\alpha, \beta) \end{aligned} \right\} \text{线性性}$$

$$(4)(\alpha, \alpha) \geq 0 \quad \text{正定性}$$

等号成立当且仅当 $\alpha = 0$

定义2: 实数 $|\alpha| = \sqrt{(\alpha, \alpha)} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2}$

称为向量的长度（或模，或范数）

若 $|\alpha| = 1$, 称 α 为单位向量。

把向量单位化： 若 $\alpha \neq \mathbf{0}$ ，则 $|\alpha| \neq 0$

$$\text{考虑 } \left(\frac{\alpha}{|\alpha|}, \frac{\alpha}{|\alpha|} \right) = \frac{1}{|\alpha|^2} (\alpha, \alpha) = \frac{1}{|\alpha|^2} |\alpha|^2 = 1$$

即 $\frac{\alpha}{|\alpha|}$ 的模为1，为单位向量，称为把 α 单位化。

向量长度的性质：

(1) 非负性： 当 $\alpha \neq \mathbf{0}$ 时， $|\alpha| > 0$
当 $\alpha = \mathbf{0}$ 时， $|\alpha| = 0$

(2) 齐次性： $|k\alpha| = |k||\alpha|$

(3) 柯西—施瓦兹不等式： $|(\alpha, \beta)| \leq |\alpha||\beta|$

(4) 三角不等式： $|\alpha + \beta| \leq |\alpha| + |\beta|$

非零向量 α 和 β 的夹角余弦: $\cos \langle \alpha, \beta \rangle = \frac{(\alpha, \beta)}{|\alpha||\beta|}$

定义3: 非零向量 α, β 的夹角是

$$\langle \alpha, \beta \rangle = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{|\alpha||\beta|}$$

定义4: 当向量 α, β 的内积为零时, 即 $(\alpha, \beta) = 0$ 时,
即 $\alpha \perp \beta$ 时, 称向量 α, β 正交。

注: (1) 零向量与任何向量都正交。
(2) 定义了内积的实向量空间称为欧氏空间。

2. Schmidt正交化、单位化法。

定义5:

正交向量组: 非零实向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 两两正交。

正交单位向量组: 非零实向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 两两正交,
(标准正交向量组) 且每个向量长度全为1。

$$\text{即 } (\alpha_i, \alpha_j) = \begin{cases} 1(i = j) \\ 0(i \neq j) \end{cases}$$

定理: 正交向量组是线性无关的。

定理： 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关，则可以找到与之等价的正交向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ ，例如

$$\beta_1 = \alpha_1$$

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

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2$$

.....

$$\beta_s = \alpha_s - \frac{(\alpha_s, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_s, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 - \dots - \frac{(\alpha_s, \beta_{s-1})}{(\beta_{s-1}, \beta_{s-1})} \beta_{s-1}$$

3. 正交矩阵

定义6: A 是一个 n 阶实矩阵, 若 $A^T A = E$,
则称 A 为**正交矩阵**。

定理: 设 A 、 B 都是 n 阶正交矩阵, 则

$$(1) |A| = 1 \text{ 或 } |A| = -1$$

$$(2) A^{-1} = A^T$$

(3) A^T (即 A^{-1}) 也是正交矩阵。

(4) AB 也是正交矩阵。

定理： n 阶实矩阵 A 是正交矩阵

$\Leftrightarrow A$ 的列（行）向量组为单位正交向量组。

证明：设 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$

将 A 按列分块，设 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n)$

$$A \text{ 是正交矩阵} \Leftrightarrow A^T A = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n)$$

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

即 $(\alpha_i, \alpha_j) = \begin{cases} 1(i=j) \\ 0(i \neq j) \end{cases}$ 即 \mathbf{A} 的列向量组是单位正交向量组。

注： n 个 n 维向量，若长度为1，且两两正交，则以它们为列（行）向量构成的矩阵一定是正交矩阵。