## §1.2 线性变换及其矩阵表示

定义: T 称为由  $V^n$  到  $V^m$  的变换 (映射), 如果 T 将  $V^n$  中的向量映射到  $V^m$  中的向量, 写作

$$T: \alpha \in V^n \to \beta = T\alpha \in V^m$$

其中  $\beta$  为  $\alpha$  在 T 下的<mark>像</mark>,  $\alpha$  称为  $\beta$  的原像.

#### 变换的例子

- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \to \beta = (0, x_2)^T \in \mathbb{R}^2$
- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \to \beta = (2x_1, 2x_2)^T \in \mathbb{R}^2$
- $T: \alpha = p(t) \in \mathbf{P}(t) \rightarrow \beta = (p(t))^2 \in \mathbf{P}(t)$

## 线性变换

定义: T 为由  $V^n$  到  $V^m$  的变换, 如果对于任意的  $k \in F$ ,  $\alpha, \beta \in V^n$ , 都有

$$T(\alpha + \beta) = T\alpha + T\beta, \quad T(k\alpha) = kT\alpha,$$

即变换 T 与线性运算可交换, 则 T 是线性变换.

特别的,当  $T \in V^n$  到自身的一个线性变换,则称  $T \in V^n$  的线性变换.

例 1. 给定  $A \in F^{m \times n}$ , 定义由  $V^n$  到  $V^m$  的变换 T 为

$$T: x \in F^n \to y = Ax \in F^m$$
.

由矩阵运算的性质得知, 易证 T是一个线性变换.

例 2. 给定  $P \in F^{m \times m}$  和  $Q \in F^{n \times n}$ , 定义由  $V^n$  到  $V^m$  的变换 T 为

$$T: X \in F^{m \times n} \rightarrow Y = PXQ \in F^{m \times n}$$
.

由矩阵运算的性质得知, 易证 T 是一个线性变换.

例 3. 对于  $\mathbf{P}_n(t)$  中的多项式求导运算  $\frac{d}{dt}$ , 记为 D, 即

$$Dp(t) = \frac{d}{dt}p(t), \quad p(t) \in \mathbf{P}_n(t)$$

因求导运算和线性运算可以交换顺序, 可知 D 是  $\mathbf{P}_n(t)$  的一个线性变换.

#### 例 4. V的

- 恒等变换  $I: I\alpha = \alpha \forall \alpha \in V$
- 零变换  $O: O\alpha = 0, \forall \alpha \in V$

都是 V 的线性变换.

#### 线性变换的一些简单性质:

- (1).  $O\alpha = 0, \forall \alpha \in V$ .  $T0 = 0, T(-\alpha) = -T\alpha, \forall \alpha \in V$ .
- (2).  $T(\sum_{i=1}^{r} k_i \alpha_i) = \sum_{i=1}^{r} k_i T \alpha_i$ , 即任意一组 向量的线性组合的像,等于它们的像的线性组合.
- (3). 一组线性相关的向量 α<sub>1</sub>, α<sub>2</sub>, ..., α<sub>r</sub>, 它们在 T下的像 Tα<sub>1</sub>, Tα<sub>2</sub>, ..., Tα<sub>r</sub> 也线性相关.
   注意: 线性无关的一组向量在 T下的像可能是线性相关的, 例如零变换把线性无关的向量都映射为零向量.

# 线性变换的矩阵表示

设 T 是  $V^n$  到  $V^m$  的线性变换, 在  $V^n$  和  $V^m$  中分别取基 $\mathcal{B}_{\alpha} = \{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_n\}$  和 $\mathcal{B}_{\beta} = \{\beta_1, \beta_2, ..., \beta_m\}$ , 则  $\alpha_j$  的像  $T\alpha_j$   $(1 \leq j \leq n)$  可由基  $\mathcal{B}_{\beta}$  唯一线性表出:

$$T\alpha_{j} = \sum_{i=1}^{m} \beta_{i} a_{ij} = (\beta_{1}, \beta_{2}, ..., \beta_{m}) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}.$$

将  $T\alpha_i$  按 j = 1, 2, ..., n 的顺序排列, 则有

$$(T\alpha_1,..,T\alpha_n) = (\beta_1,..,\beta_m) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}.$$

令  $T\mathcal{B}_{\alpha} := (T\alpha_1, T\alpha_2, ..., T\alpha_n)$ , 则上式可简写为

$$T\mathcal{B}_{\alpha} = \mathcal{B}_{\beta}A$$

则这称为<mark>线性变换 T 的矩阵表示</mark>, 其中 A 称为 T 在基偶  $\{\mathcal{B}_{\alpha}, \mathcal{B}_{\beta}\}$  下的矩阵.

特别的, 若  $V^n = V^m$  且  $\mathcal{B}_{\alpha} = \mathcal{B}_{\beta}$ , 则  $T\mathcal{B}_{\alpha} = \mathcal{B}_{\alpha}A$ , 此时称 n 阶方阵 A 为 T 在基  $\mathcal{B}_{\alpha}$  下的矩阵.

例 6. 求  $P_n(t)$  的线性变换  $D = \frac{d}{dt}$  在基  $\mathcal{B} = \{1, t, ..., t^n\}$  下的矩阵.

解: 由 
$$D\mathcal{B} = \mathcal{B}A$$
, 其中  $D\mathcal{B} = (0, 1, 2t, ..., nt^{n-1})$ , 即  $D\mathcal{B} = (0, 1, 2t, ..., nt^{n-1}) = (1, t, t^2, ..., t^n)A$ , 由  $jt^{j-1} = \sum_{i=1}^n a_{ij}t^i$ , 知  $a_{j-1,j} = j$  而其他  $a_{ij}$  为零.

可得 
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & n \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}.$$

## 例 7 求 $P_2(t)$ 到 $P_3(t)$ 的线性变换 J

$$J(p(t)) = \int_0^t p(t)dt$$

基偶  $\{\mathcal{B}_1 = \{1, t, t^2\}, \mathcal{B}_2 = \{1, t, \frac{t^2}{2}, \frac{t^3}{3}\}\}$  下的矩阵.

解: 由 
$$J\mathcal{B}_1 = \mathcal{B}_2 A$$
, 其中  $J\mathcal{B}_1 = (t, \frac{t^2}{2}, \frac{t^3}{3})$ , 即  $J\mathcal{B}_1 = (t, \frac{t^2}{2}, \frac{t^3}{3}) = (1, t, \frac{t^2}{2}, \frac{t^3}{3}) A$ ,

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

## 由 T 的矩阵表示,确定 T 的像的坐标.

设  $\alpha \in V^n$ , 则可由  $\mathcal{B}_{\alpha}$  线性表出,

$$\alpha = \sum_{i=1}^{n} x_i \alpha_i = \mathcal{B}_{\alpha} x$$

即 $\alpha$  在  $\mathcal{B}_{\alpha}$  下的坐标为 x 对于线性变换 T,

$$T\alpha = \sum_{i=1}^{n} x_i T\alpha_i = T\mathcal{B}_{\alpha} x$$

将  $T\mathcal{B}_{\alpha}$  用  $V^m$  的基  $\mathcal{B}_{\beta}$  表出, 若  $T\mathcal{B}_{\alpha} = \mathcal{B}_{\beta}A$ , 则

$$T\alpha = \mathcal{B}_{\beta}Ax$$

即 $T\alpha$  在  $B_{\beta}$  下的坐标为 Ax.

**定理**: 设  $\mathcal{B}_{\alpha} = \{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_n\}$  和  $\mathcal{B}_{\beta} = \{\beta_1, \beta_2, ..., \beta_n\}$  分别是  $V^n$  和  $V^m$  的基, 对于 给定的  $m \times n$  矩阵  $A = [a_{ij}]$ , 则存在唯一的从  $V^n$  到  $V^m$  的线性变换 T, 使得它在  $\{\mathcal{B}_{\alpha}, \mathcal{B}_{\beta}\}$  下的矩 阵是 A, 即  $T\mathcal{B}_{\alpha} = \mathcal{B}_{\beta}A$ .

**证明**: 先证明线性变换 T 的存在性. 对于任意  $\alpha \in V^n$ , 设其在基  $\mathcal{B}_{\alpha}$  下的坐标为 x, 即  $\alpha = \mathcal{B}_{\alpha}x$ . 现定义变换 T 将  $\alpha$  映为  $\mathcal{B}_{\beta}Ax$ , 即

$$T: \alpha = \mathcal{B}_{\alpha} \mathbf{x} \to \beta = \mathcal{B}_{\beta} A \mathbf{x}$$

我们仍需验证 T 是线性变换.

## **证明 (续)**:验证 T 是线性变换.

设  $V^n$  中的  $\alpha = \mathcal{B}_{\alpha} x$  和  $\gamma = \mathcal{B}_{\alpha} z$ , 而  $k, l \in F$ , 则

$$T(k\alpha + l\gamma) = T(k\mathcal{B}_{\alpha}x + l\mathcal{B}_{\alpha}z)$$

$$= T(\mathcal{B}_{\alpha}(kx + lz))$$

$$= \mathcal{B}_{\beta}A(kx + lz)$$

$$= k\mathcal{B}_{\beta}Ax + l\mathcal{B}_{\beta}Az$$

$$= kT(\mathcal{B}_{\beta}x) + lT(\mathcal{B}_{\beta}z)$$

$$= kT\alpha + lT\gamma$$

则 T 是线性变换, 且由 T 定义易得  $T\mathcal{B}_{\alpha} = \mathcal{B}_{\beta}A$ .

**证明 (续)**: 再证明线性变换 T 的唯一性. 如果存在两个线性变换  $T_1$  和  $T_2$ , 满足

$$T_1\mathcal{B}_{\alpha}=T_2\mathcal{B}_{\alpha}=\mathcal{B}_{\beta}A.$$

那么线性变换  $\tilde{T} = T_1 - T_2$  满足对于某个  $\tilde{A}$  有

$$\tilde{T}\mathcal{B}_{\alpha} = \{0, 0, ..., 0\} = \mathcal{B}_{\beta}\tilde{A}$$

这里  $\tilde{A}$  只能为零, 即  $\tilde{T}$  将任何向量映为 0. 从而

$$T_1\alpha = (T_2 + \tilde{T})\alpha = T_2\alpha + \tilde{T}\alpha = T_2\alpha$$

对于任意  $\alpha$  成立, 因此映射唯一.

 $V^n$  到  $V^m$  的线性变换 T, 在给定的基偶  $\{\mathcal{B}_{\alpha}, \mathcal{B}_{\beta}\}$  下, 对应一个矩阵 A. 反之, 对于同样的空间和基偶, 如果给定矩阵 A, 则对应一个线性变换 T.

#### 接下来的问题:

- 如果取 V<sup>n</sup> 和 V<sup>m</sup> 的另一组基 {B<sub>α'</sub>, B<sub>β'</sub>}, 那
   么 T 对应另外一个矩阵 B, 那么矩阵 A 和 B 之间有什么关系?
- 怎样选取 V" 和 V" 的基, 使得 T 的矩阵表示尽可能简单?

设 n 阶方阵 P 是基  $\mathcal{B}_{\alpha}$  到  $\mathcal{B}_{\alpha'}$  的变换矩阵, 而 n 阶方阵 Q 是基  $\mathcal{B}_{\beta}$  到  $\mathcal{B}_{\beta'}$  的变换矩阵,  $m \times n$  矩阵 A, B 分别是 T 在基偶  $\{\mathcal{B}_{\alpha}, \mathcal{B}_{\beta}\}$  和  $\{\mathcal{B}_{\alpha'}, \mathcal{B}_{\beta'}\}$  下的矩阵, 那么由关系式

$$\mathcal{B}_{lpha'} = \mathcal{B}_{lpha} P, \quad \mathcal{B}_{eta'} = \mathcal{B}_{eta} Q, \ T\mathcal{B}_{lpha} = \mathcal{B}_{eta} A, \quad T\mathcal{B}_{lpha'} = \mathcal{B}_{eta'} B$$

可以推出  $\mathcal{B}_{\beta}AP = T\mathcal{B}_{\alpha}P = T\mathcal{B}_{\alpha'} = \mathcal{B}_{\beta'}B = \mathcal{B}_{\beta}QB$ 

$$\mathcal{B}_{\beta}(AP - QB) = 0$$

因  $\mathcal{B}_{\beta}$  是基, 则  $AP = QB, A = QBP^{-1}, B = Q^{-1}AP$ 

如果 $A = QBP^{-1}$  或  $B = Q^{-1}AP$ , 其中 P, Q 为可逆方阵, 那么称 A 和 B 是相抵 (或等价)的. 如上证明了, 一个  $V^n$  到  $V^m$  的线性变换在不同基偶下的矩阵是相抵的.

假如  $V^m = V^n$ ,  $\mathcal{B}_{\alpha} = \mathcal{B}_{\beta}$ ,  $\mathcal{B}_{\alpha'} = \mathcal{B}_{\beta'}$ , 那么 Q = P, 则有 $A = PBP^{-1}$ . 此时方阵 A = B = B 是相似的. 即一个  $V^n$  到自身的线性变换在不同基偶下的矩阵是相似的.

之前的第二个问题等价于: 与 A 相抵 (或相似) 的最简单的矩阵是什么?

### 定义: 设 T 是从 $V^n$ 到 $V^m$ 的线性变换, 则

$$N(T) := \{ \alpha \in V^n | T\alpha = 0 \}$$
  
 
$$R(T) := \{ \beta \in V^m | \beta = T\alpha, \alpha \in V^n \}$$

#### 分别称为T的核和T的值域.

- N(T) 是 V<sup>n</sup> 的一个子空间,也被称为 T 的零空间,其维数称为 T 的零度,记作null T;
- R(T) 是 V<sup>m</sup> 的一个子空间,也被称为 T 的值 空间,其维数称为 T 的秩,记作rank T.

一个线性变换 T 将  $V^n$  中的任一向量  $\alpha$  映射为  $V^m$  的向量  $T\alpha$ .  $V^n$  的每一个向量都有在 T 下的像,但未必  $V^m$  的每一个向量都有原像. 这发生在rank T < m的时候,例如:

- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \to \beta = (0, x_2)^T \in \mathbb{R}^2$
- $T: \alpha = p(t) \in \mathbf{P}_n(t) \to \beta = \frac{d}{dt}p(t) \in \mathbf{P}_n(t)$

但可以通过重新定义合适的空间  $T: V^n \to R(T)$ ,使 R(T) 中每一个向量都有原像

- $T: \alpha = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)^T \in \mathbb{R}^2 \to \beta = (0, \mathbf{x}_2)^T \in \{0\} \times \mathbb{R}$
- $T: \alpha = p(t) \in \mathbf{P}_n(t) \to \beta = \frac{d}{dt}p(t) \in \mathbf{P}_{n-1}(t)$

#### **定理** 设 T 是从 $V^n$ 到 $V^m$ 的线性变换, 则

null T + rank T = n

**证明**: 若 null T = k, 并设  $\mathcal{B}_0 = \{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_k\}$  是 N(T) 的一组基. 因为  $N(T) \subset V^n$ , 所以可以把这 k 个向量扩充为  $V^n$  的基  $\mathcal{B}_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_k, \alpha_{k+1}, ..., \alpha_n\}$ . 我们将证明  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k_2}, ..., T\alpha_n\}$  是 R(T) 的一组基. 从而得到 rank T = n - k.

证明 (续): 任取  $\alpha \in V^n$ , 则  $\alpha$  可由  $\mathcal{B}_1$  线性表出:  $\alpha = \sum_{i=1}^n b_i \alpha_i$ . 又因为  $\alpha_i \in N(T)$   $(1 \le i \le k)$ , 则

$$T\alpha = \sum_{i=1}^{n} b_i T\alpha_i = \sum_{i=k+1}^{n} b_i T\alpha_i.$$

即 R(T) 中的向量  $T\alpha$  可由  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k_2}, ..., T\alpha_n\}$  线性表出.

仍需证明  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k_2}, ..., T\alpha_n\}$  线性无关.

## 证明 (续): 假如存在 $c_{k+1}, c_{k_2}, ..., c_n \in F$ 使得

$$\sum_{i=k+1}^{n} c_i T \alpha_i = 0.$$

则有  $T(\sum_{i=k+1}^{n} c_i \alpha_i) = 0$ , 从而  $\sum_{i=k+1}^{n} c_i \alpha_i \in N(T)$ .

于是  $\sum_{i=k+1}^{n} c_i \alpha_i$  可由  $\mathcal{B}_0$  线性表出, 同时也由  $\alpha_{k+1},...,\alpha_n$  线性表出. 但  $\mathcal{B}_0$  与  $\alpha_{k+1},...,\alpha_n$  线性 无关, 故  $\sum_{i=k+1}^{n} c_i \alpha_i = 0$ , 即  $c_{k+1} = ... = c_n = 0$ . 于是  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k_2},..., T\alpha_n\}$  线性无关. 综上, 这是 R(T) 的一组基, 则定理得证.

注:

若  $\{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_k\}$  是 N(T) 的一组基, 并被扩充为  $V^n$  的基  $\mathcal{B}_{\alpha} = \{\alpha_{k+1}, \alpha_{k+2}, ..., \alpha_n, \alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_k, \}$ . 由定理知  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k+2}, ..., T\alpha_n\}$  是 R(T) 的一组基, 也可以被扩充为  $V^m$  中的一组基  $\mathcal{B}_{\beta} = \{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k+2}, ..., T\alpha_n, \beta_1, \beta_2, ..., \beta_{k+m-n}\}$ .

则 T 在基偶  $\{\mathcal{B}_{\alpha},\mathcal{B}_{\beta}\}$  下的矩阵是

$$\left(\begin{array}{cc}I_{(n-k)}&O_{(n-k)\times k}\\O_{(m+k-n)\times (n-k)}&O_{(m+k-n)\times k}\end{array}\right).$$

其中  $I_{n-k}$  为 (n-k) 阶单位阵, O 为零矩阵.

#### 再次回顾例子

- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \to \beta = (0, x_2)^T \in \mathbb{R}^2$
- $T: \alpha = p(t) \in \mathbf{P}_n(t) \to \beta = \frac{d}{dt}p(t) \in \mathbf{P}_n(t)$

第一个例子中  $N(T) = \text{span}\{(1,0)^T\}$ , null T = 1. 对应的 rank T = 2 - 1 = 1 < 2.

第二个例子中  $N(T) = \text{span}\{1\}$ , null T = 1. 对应的 rank T = (n+1) - 1 = n < n+1.

另, 虽 dimN(T) + dimR(T) = nullT + rankT = n 但 N(T) + R(T) 不一定等于  $V^n$ .