

§3.3 线性变换的矩阵

- 一、线性变换与基
- 二、线性变换的矩阵
- 三、相似矩阵

一、 线性变换与基

1. 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是线性空间 V 的一组基, σ 为 V 的线性变换. 则对任意 $\xi \in V$ 存在唯一的一组数 $x_1, x_2, \dots, x_n \in P$, 使 $\xi = x_1 \varepsilon_1 + x_2 \varepsilon_2 + \dots + x_n \varepsilon_n$ 从而, $\sigma(\xi) = x_1 \sigma(\varepsilon_1) + x_2 \sigma(\varepsilon_2) + \dots + x_n \sigma(\varepsilon_n)$.

由此知, $\sigma(\xi)$ 由 $\sigma(\varepsilon_1), \sigma(\varepsilon_2), \dots, \sigma(\varepsilon_n)$ 完全确定.

所以要求 V 中任一向量在 σ 下的象, 只需求出 V 的一组基在 σ 下的象即可.

2. 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是线性空间 V 的一组基, σ, τ 为 V 的线性变换, 若 $\sigma(\varepsilon_i) = \tau(\varepsilon_i), i = 1, 2, \dots, n$.
则 $\sigma = \tau$.

证: 对 $\forall \xi \in V, \xi = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n$

$$\sigma(\xi) = x_1\sigma(\varepsilon_1) + x_2\sigma(\varepsilon_2) + \dots + x_n\sigma(\varepsilon_n)$$
$$\tau(\xi) = x_1\tau(\varepsilon_1) + x_2\tau(\varepsilon_2) + \dots + x_n\tau(\varepsilon_n)$$

由已知, 即得 $\sigma(\xi) = \tau(\xi). \therefore \sigma = \tau$.

由此知, 一个线性变换完全由它在一组基上的作用所决定.

3. 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是线性空间 V 的一组基, 对 V 中任意 n 个向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$, 都存在线性变换 σ 使

$$\sigma(\varepsilon_i) = \alpha_i, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

证: $\forall \xi \in V$, 设 $\xi = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n$

定义 $\sigma: V \rightarrow V$, $\sigma(\xi) = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n$,

易知 σ 为 V 的一个变换, 下证它是线性的.

任取 $\beta, \gamma \in V$, 设 $\beta = \sum_{i=1}^n b_i \varepsilon_i$, $\gamma = \sum_{i=1}^n c_i \varepsilon_i$

$$\text{则 } \beta + \gamma = \sum_{i=1}^n (b_i + c_i) \varepsilon_i, \quad k\beta = \sum_{i=1}^n (kb_i) \varepsilon_i$$

$$\begin{aligned} \text{于是 } \sigma(\beta + \gamma) &= \sum_{i=1}^n (b_i + c_i) \alpha_i = \sum_{i=1}^n b_i \alpha_i + \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i \\ &= \sigma(\beta) + \sigma(\gamma) \end{aligned}$$

$$\sigma(k\beta) = \sum_{i=1}^n (kb_i) \alpha_i = k \sum_{i=1}^n b_i \alpha_i = k\sigma(\beta)$$

$\therefore \sigma$ 为 V 的线性变换.

$$\text{又 } \varepsilon_i = 0\varepsilon_1 + \cdots + 0\varepsilon_{i-1} + \varepsilon_i + 0\varepsilon_{i+1} + \cdots + 0\varepsilon_n$$

$$\therefore \sigma(\varepsilon_i) = \alpha_i, \quad i = 1, 2, \cdots, n$$

由2与3即得

定理1 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 为线性空间 V 的一组基,
对 V 中任意 n 个向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$, 存在唯一的线性
变换 σ , 使

$$\sigma(\varepsilon_i) = \alpha_i, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

$$\text{即} (\sigma(\varepsilon_1), \sigma(\varepsilon_2), \dots, \sigma(\varepsilon_n)) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$$

二、线性变换与矩阵

1. 线性变换的矩阵

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 为数域 \mathbf{P} 上线性空间 \mathbf{V} 的一组基, σ 为 \mathbf{V} 的线性变换. 基向量的象可以被基线性表出, 设

[illegible]

用矩阵表示即为

$$\sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\sigma(\varepsilon_1), \sigma(\varepsilon_2), \dots, \sigma(\varepsilon_n)) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) A$$

其中

$$A = \begin{pmatrix} \alpha_{11} & \alpha_{12} & \cdots & \alpha_{1n} \\ \alpha_{21} & \alpha_{22} & \cdots & \alpha_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \alpha_{n1} & \alpha_{n2} & \cdots & \alpha_{nn} \end{pmatrix},$$

矩阵 A 称为**线性变换 σ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 下的矩阵**.

注：① A 的第 i 列是 $\sigma(\varepsilon_i)$ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 下的坐标，它是唯一的. 故 σ 在取定一组基下的矩阵是唯一的.

② 单位变换在任意一组基下的矩阵皆为单位矩阵；

零变换在任意一组基下的矩阵皆为零矩阵；

数乘变换在任意一组基下的矩阵皆为数量矩阵。

例1. 设线性空间 P^3 的线性变换 σ 为

$$\sigma(x_1, x_2, x_3) = (x_1, x_2, x_1 + x_2)$$

求 σ 在标准基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ 下的矩阵.

解: $\because \sigma(\varepsilon_1) = \sigma(1, 0, 0) = (1, 0, 1)$

$$\sigma(\varepsilon_2) = \sigma(0, 1, 0) = (0, 1, 1)$$

$$\sigma(\varepsilon_3) = \sigma(0, 0, 1) = (0, 0, 0)$$

$$\therefore \sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

例2. 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m (m < n)$ 为 n 维线性空间 V 的子空间 W 的一组基, 把它扩充为 V 的一组基: $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$.

并定义线性变换 σ :
$$\begin{cases} \sigma \varepsilon_i = \varepsilon_i & i = 1, 2, \dots, m \\ \sigma \varepsilon_i = 0 & i = m+1, \dots, n \end{cases}$$

则

$$\sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} \left. \vphantom{\begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}} \right\} m \text{ 行}$$

称这样的变换 σ 为**对子空间 W 的一个投影**.

易验证 $\sigma^2 = \sigma$.

例3. 设线性空间 $P[x]_3$ 的线性变换为

$$D(f(x)) = f'(x)$$

求 D 在基 $\varepsilon_1 = 1, \varepsilon_2 = x, \varepsilon_3 = x^2$ 下的矩阵.

解: $\because D(\varepsilon_1) = 0, D(\varepsilon_2) = 1, D(\varepsilon_3) = 2x.$

$$\therefore D(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3) \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 为数域 \mathbf{P} 上线性空间 \mathbf{V} 的一组基, σ 为 \mathbf{V} 的线性变换, 则

$$\sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) A,$$

矩阵 A 存在且唯一.

从而, 我们可以建立映射: $L(V) \rightarrow P^{n \times n}$, 且为单射.

是否为满射? $\forall A \in P^{n \times n}$, 是否存在 V 上的线性变换 τ ,

使得 τ 在 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵为 A ? 即

$$\tau(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) A.$$

设 $(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) A$, 即

[illegible]

由定理1可知, 存在 V 上线性变换 τ , 使得

$$\tau(\varepsilon_i) = \alpha_i, i = 1, \cdots, n.$$

从而，

$$\tau(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) A$$

2. 线性变换运算的矩阵

定理2 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 为数域 \mathbf{P} 上线性空间 \mathbf{V} 的一组基, \mathbf{V} 上的线性变换 σ, τ 在这组基下的矩阵分别为 A, B , 则

$$\textcircled{1} (\sigma + \tau)(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)(A + B);$$

$$\textcircled{2} (k\sigma)(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)(kA);$$

$$\textcircled{3} (\sigma\tau)(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)(AB);$$

$\textcircled{4}$ 若 σ 是可逆变换, 则

$$\sigma^{-1}(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)A^{-1}.$$

证:

$$\textcircled{1} \because \sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) A,$$

$$\tau(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) B,$$

$$\begin{aligned} \therefore (\sigma + \tau)(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) &= ((\sigma + \tau)(\varepsilon_1), (\sigma + \tau)(\varepsilon_2), \cdots, (\sigma + \tau)(\varepsilon_n)) \\ &= (\sigma(\varepsilon_1), \sigma(\varepsilon_2), \cdots, \sigma(\varepsilon_n)) + (\tau(\varepsilon_1), \tau(\varepsilon_2), \cdots, \tau(\varepsilon_n)) \\ &= \sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) + \tau(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) \\ &= (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) A + (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) B \\ &= (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) (A + B). \end{aligned}$$

$$\textcircled{3} \quad \because \sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) A,$$

$$\tau(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) B,$$

$$\therefore (\sigma\tau)(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)$$

$$= ((\sigma\tau)(\varepsilon_1), (\sigma\tau)(\varepsilon_2), \dots, (\sigma\tau)(\varepsilon_n))$$

$$= (\sigma(\tau(\varepsilon_1)), \sigma(\tau(\varepsilon_2)), \dots, \sigma(\tau(\varepsilon_n)))$$

$$= \sigma(\tau(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n))$$

$$= \sigma((\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) B)$$

$$= \sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) B$$

$$= (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) AB.$$

注： $L(V)$ 与 $P^{n \times n}$ 同构； $\dim L(V) = n^2$.

事实上，任意取定 V 的一组基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 后，
对任意 $\sigma \in L(V)$ ，定义 φ ：

$$\varphi: L(V) \rightarrow P^{n \times n}, \quad \varphi(\sigma) = A,$$

这里 A 为 σ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵.

则 φ 就是 $L(V)$ 到 $P^{n \times n}$ 的一个同构映射.

(1) 双射

(2) 保持运算

3. 线性变换下象与原像坐标的关系

定理3 设线性变换 σ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵为 A ,

$\xi \in V$ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标为 (x_1, x_2, \dots, x_n) ,

$\sigma(\xi)$ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标为 (y_1, y_2, \dots, y_n) ,

则有

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

证：由已知有

$$\sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) A,$$

$$\xi = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix},$$

$$\sigma(\xi) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}.$$

$$\text{又} \\ \sigma(\xi) = (\sigma(\varepsilon_1), \sigma(\varepsilon_2), \cdots, \sigma(\varepsilon_n)) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\therefore (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\text{由于 } \varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n \text{ 线性无关, 所以 } \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}.$$

4. 同一线性变换在不同基下矩阵之间的关系

定理4 设线性空间V的线性变换 σ 在两组基

$$\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n \quad (\text{I})$$

$$\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n \quad (\text{II})$$

下的矩阵分别为A、B，且从基(I)到基(II)的过渡矩阵是X，则

$$B = X^{-1}AX.$$

证：由已知，有

$$\sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) A,$$

$$\sigma(\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n) = (\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n) B,$$

$$(\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) X.$$

$$\text{于是, } \sigma(\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n) = \sigma(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) X$$

$$= (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n) AX = (\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n) X^{-1} AX.$$

$$\text{由此即得 } B = X^{-1} AX.$$

三、相似矩阵

1. 定义

设A、B为数域P上的两个 n 级矩阵，若存在可逆矩阵 $X \in P^{n \times n}$ ，使得

$$B = X^{-1}AX$$

则称矩阵A相似于B，记为 $A \sim B$.

2. 基本性质

(1) 相似是一种二元关系，满足如下三条性质：

① 反身性： $A \sim A$.

$$(\because A = E^{-1}AE.)$$

② 对称性： $A \sim B \Rightarrow B \sim A$.

$$(\because B = X^{-1}AX \Rightarrow A = Y^{-1}BY, Y = X^{-1}.)$$

③ 传递性： $A \sim B, B \sim C \Rightarrow A \sim C$.

$$(\because B = X^{-1}AX, C = Y^{-1}BY$$

$$\Rightarrow C = Y^{-1}BY = Y^{-1}(X^{-1}AX)Y = (XY)^{-1}A(XY).)$$

(2)

定理5 线性变换在不同基下的矩阵是相似的；
反过来，如果两个矩阵相似，那么它们可以看作
同一线性变换在两组基下所对应的矩阵。

证：前一部分显然成立．下证后一部分．

设 $A \sim B$ ，且 A 是线性变换 σ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵．

$\because B = X^{-1}AX$ ，令 $(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)X$ ．

显然， $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 也是一组基，且 σ 在这组基下的
矩阵就是 B ．

(3) 相似矩阵的运算性质

① 若 $B_1 = X^{-1}A_1X$, $B_2 = X^{-1}A_2X$, 则

$$B_1 + B_2 = X^{-1}(A_1 + A_2)X,$$

$$B_1B_2 = X^{-1}(A_1A_2)X.$$

即, $A_1 + A_2 \sim B_1 + B_2, A_1A_2 \sim B_1B_2$.

② 若 $B = X^{-1}AX$, $f(x) \in P[x]$, 则

$$f(B) = X^{-1}f(A)X.$$

特别地, $B^m = X^{-1}A^mX$.

$$\textcircled{3} \quad A \sim B \Rightarrow |A| = |B|.$$

$$B = X^{-1}AX \Rightarrow |B| = |X^{-1}AX| = |X^{-1}| |A| |X| = |A|.$$

$$\textcircled{4} \quad A \sim B \Rightarrow R(A) = R(B).$$

$$\textcircled{5} \quad A \sim B \text{ 且 } A \text{ 可逆} \Rightarrow A^{-1} \sim B^{-1}, \quad A^* \sim B^*.$$

$$B = X^{-1}AX \Rightarrow B^{-1} = (X^{-1}AX)^{-1} = X^{-1}A^{-1}X.$$

$$\Rightarrow \frac{1}{|B|} B^* = \frac{1}{|A|} X^{-1} A^* X$$

$$\Rightarrow B^* = X^{-1} A^* X.$$