

# 矩阵理论

## 刘克新

自动化科学与电气工程学院

## 第二章 线性映射与矩阵

- □ 预备知识
- □ 线性映射
- □ 矩阵与同构基与坐标
- □ 特征值与特征向量
- □ 酉变换与酉矩阵
- □ 应用:图的矩阵表示

## 第二章 线性映射与矩阵

2.3 矩阵与同构



定义2.3.1 (矩阵)设V和W是数域F上的线性空间,  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 分别是V和W的基, 且 $T \in$  $\mathcal{L}(V,W)$ .

$$\begin{cases} T(\boldsymbol{\varepsilon}_{1}) = a_{11}\boldsymbol{\eta}_{1} + a_{21}\boldsymbol{\eta}_{2} + \cdots + a_{m1}\boldsymbol{\eta}_{m} \\ T(\boldsymbol{\varepsilon}_{2}) = a_{12}\boldsymbol{\eta}_{1} + a_{22}\boldsymbol{\eta}_{2} + \cdots + a_{m2}\boldsymbol{\eta}_{m} \\ \cdots \cdots \cdots \\ T(\boldsymbol{\varepsilon}_{n}) = a_{1n}\boldsymbol{\eta}_{1} + a_{2n}\boldsymbol{\eta}_{2} + \cdots + a_{mn}\boldsymbol{\eta}_{m} \end{cases}$$

$$T(\boldsymbol{\varepsilon}_{1}, \cdots, \boldsymbol{\varepsilon}_{n}) \triangleq [T(\boldsymbol{\varepsilon}_{1}), \cdots, T(\boldsymbol{\varepsilon}_{n})] = [\boldsymbol{\eta}_{1}, \cdots, \boldsymbol{\eta}_{m}]A$$

 $A \in F^{m \times n}$  称为T 在V 的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$  和W 的基

 $\eta_1, \cdots, \eta_m$ 下的**矩阵** 

线性映射可以和矩 阵A联系起来,A代 了基的映射关系

若n>m,线性无关被 映射为线性相关



$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \in F^{n \times n}$$

矩阵A称为线性变换T在V的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的**矩阵** 



**例2.3.1** 定义平面旋转变换 $T: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ ,满足

$$T(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} \mathbf{x}, \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^2$$

取定 $\mathbb{R}^2$ 中的标准基 $e_1, e_2, 则有$ 

## **例2.3.1** 定义平面旋转变换 $T: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ ,满足

$$T(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} \mathbf{x}, \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^2$$

取定 $\mathbb{R}^2$ 中的标准基 $e_1, e_2, 则有$ 

$$T(\boldsymbol{e}_1) = \begin{bmatrix} \cos \varphi \\ \sin \varphi \end{bmatrix} = [\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2] \begin{bmatrix} \cos \varphi \\ \sin \varphi \end{bmatrix}$$

$$T(\boldsymbol{e}_2) = \begin{bmatrix} -\sin \varphi \\ \cos \varphi \end{bmatrix} = [\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2] \begin{bmatrix} -\sin \varphi \\ \cos \varphi \end{bmatrix}$$

$$T(\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2) = [\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2] \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$



## **例2.3.2** 在多项式空间 $P_n(x)$ 中, 定义微分变换

 $T: P_n \to P_n$ :

$$T(p(x)) = \frac{dp(x)}{dx}, \forall p(x) \in P_n(x)$$

取定 $P_n(x)$ 的一组基 $1, x, x^2, \cdots, x^n$ ,则有

## 例2.3.2 在多项式空间 $P_n(x)$ 中, 定义微分变换

$$T: P_n \to P_n$$
:

$$T(p(x)) = \frac{dp(x)}{dx}, \forall p(x) \in P_n(x)$$

取定 $P_n(x)$ 的一组基 $1, x, x^2, \cdots, x^n$ ,则有

$$T(x^n) = nx^{n-1} = [1, x, x^2, \dots, x^n][0, 0, \dots, n, 0]^T$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & n \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}$$

**例2.3.3** 设V是数域F上的线性空间,  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和  $\eta_1, \dots, \eta_n$ 是V的两组基, 定义线性变换 $T: V \to V$ 为  $T(x) = [\eta_1, \dots, \eta_n][x_1, \dots, x_n]^T, \forall x \in V$  式中,  $[x_1, \dots, x_n]^T$ 是x在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标. 求T在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵.

定理2.3.1 设V和W是数域F上的线性空间,取定  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 分别是V和W的一组基. 任取  $A = (a_{ij}) \in F^{m \times n}$ ,则有且仅有一个线性映射 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 使其在V的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和W的基 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 下的矩阵恰为A.

$$T(x) = ?$$

$$T(\boldsymbol{\varepsilon}_1, \dots, \boldsymbol{\varepsilon}_n) = (\boldsymbol{\eta}_1, \dots, \boldsymbol{\eta}_m) A$$

$$x = (\boldsymbol{\varepsilon}_1, \dots, \boldsymbol{\varepsilon}_n) \alpha$$

定理2.3.1 设V和W是数域F上的线性空间,取定  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 分别是V和W的一组基. 任取  $A = (a_{ij}) \in F^{m \times n}$ ,则有且仅有一个线性映射 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 使其在V的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和W的基 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 下的矩阵恰为A.

思考: 若定义映射f为从线性映射T到其所对应的矩阵A,则映射f具有什么性质? <sup>図构</sup>



定义2.3.2(同构映射)设V和W是数域F上的线性空间,若存在双射 $f:V \to W$ 满足

(1) 
$$f(x + y) = f(x) + f(y)$$
;

(2) 
$$f(\lambda x) = \lambda f(x)$$
,

式中, x和y是V中任意向量,  $\lambda$ 是数域F的任意数,则称f是V到W的同构映射, 并称线性空间V与W同构.

注意,上面的公式也是线性映射 的定义,因此同构映射必定是线 性映射

同构的双射性也保 证了双射的两个空 间维数相等



定理2.3.2 设V和W是数域F上的线性空间, 它们维数分别为n和m, 则线性映射空间 $\mathcal{L}(V,W)$ 和矩阵空间 $F^{m\times n}$ 同构.

定理2.3.2 设V和W是数域F上的线性空间, 它们维数分别为n和m, 则线性映射空间 $\mathcal{L}(V,W)$ 和矩阵空间 $F^{m\times n}$ 同构.

```
L(V,W)与F mn之间存在一个映射
T(e1,e2···)=(n1,n2···)*A
```

命题2.3.1(同构映射的性质)设V和W是数域F上的线性空间,  $T:V \to W$ 是同构映射, 则

- (1)  $T(\boldsymbol{\theta}) = \boldsymbol{\theta}', \, \boldsymbol{\theta} \in V, \, \boldsymbol{\theta}' \in W;$
- (2)  $T(-x) = -T(x), \forall x \in V$ ;
- (3)  $T(\sum \alpha_i x_i) = \sum \alpha_i T(x_i), \forall \alpha_i \in F \exists x_i \in V;$
- (4) V的向量组 $x_1, \dots, x_r$ 线性相关当且仅当其像  $T(x_1), \dots, T(x_r)$ 线性相关;
- (5) 若 $\varepsilon_1$ ,…, $\varepsilon_n$ 是V的一组基,则 $T(\varepsilon_1)$ ,…, $T(\varepsilon_n)$ 是W的一组基 网射包括单射

#### $\dim(V) = \dim(W);$

(6) T的逆映射 $T^{-1}: W \to V$ 存在且是同构映射

定理2.3.3 线性空间同构当且仅当它们的维数相等.

推论2.3.1 任一实(复)n维线性空间均与 $\mathbb{R}^n$ ( $\mathbb{C}^n$ )同构.

**推论2.3.2** 设V和W是数域F上的线性空间, 它们维数分别为n和m, 则

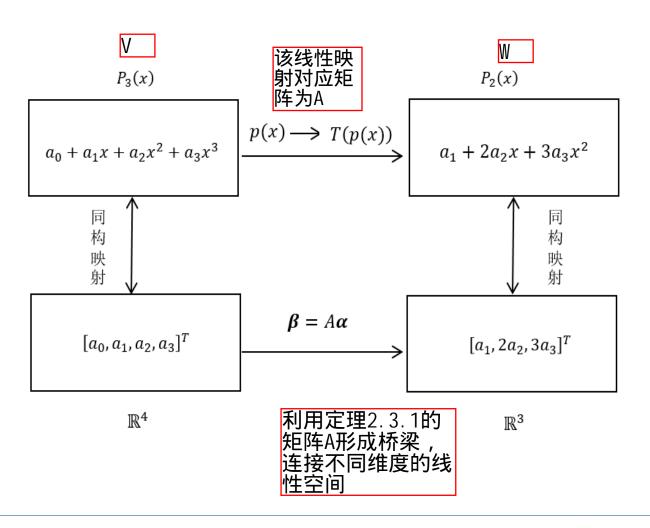
 $\dim(L(V,W)) = \dim(F^{m \times n}) = mn$ 

定理2.3.2

**推论2.3.3** 设V是数域 $\mathbb{R}$ (或 $\mathbb{C}$ )上的n维线性空间,则线性变换空间L(V)与 $\mathbb{R}^{n\times n}$ (或 $\mathbb{C}^{n\times n}$ )同构.

定理2.3.4 设映射T是n维线性空间V到m维线性空间W的线性映射, T在V的基 $\epsilon_1, \cdots, \epsilon_n$ 和W的基 $\eta_1, \cdots, \eta_m$ 下的矩阵为A. 对任意向量 $x \in V$ , 有 $\beta = A\alpha$ 

式中,  $\boldsymbol{\beta} \in F^m$ 是像T(x)在W基 $\boldsymbol{\eta}_1, \dots, \boldsymbol{\eta}_m$ 下的坐标,  $\boldsymbol{\alpha} \in F^n$ 是原像x在V的基 $\boldsymbol{\varepsilon}_1, \dots, \boldsymbol{\varepsilon}_n$ 和下的坐标.



**定理2.3.5** 设V和W是数域F上的n维和m维线性空 间,  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 $\varepsilon_1', \dots, \varepsilon_n'$ 是V的两组基, 由 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\varepsilon_1', \dots, \varepsilon_n'$ 的过渡矩阵为 $Q; \eta_1, \dots, \eta_m$ 和 $\eta_1', \dots, \eta_m'$ 是W的两组基, 由 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 到 $\eta'_1, \dots, \eta'_m$ 的过渡矩 阵为P; 设线性映射 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 在V的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和W的基 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 下的矩阵为A, T在V的基  $\varepsilon_1', \dots, \varepsilon_n'$ 和W的基 $\eta_1', \dots, \eta_m'$ 下的矩阵为B, 则  $B = P^{-1}AO$ 

注1: 矩阵 $A \in F^{m \times n}$ 经过有限次初等变换变成矩阵 B, 则称矩阵A = B 相抵(或等价),记为 $A \cong B$ . 上式表明线性映射在不同基下的矩阵是相抵的:

推论2.3.4 设V是数域F上的n维线性空间,

 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和 $\varepsilon_1', \dots, \varepsilon_n'$ 是V的两组基, 由 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\varepsilon_1', \dots, \varepsilon_n'$ 的过渡矩阵为P,线性变换 $T \in \mathcal{L}(V)$ 在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和基 $\varepsilon_1', \dots, \varepsilon_n'$ 下的矩阵分别为A和B,则 $B = P^{-1}AP$ 

注2: 相似矩阵反映的是同一个线性变换在不同的基下的矩阵

定理2.3.6 设V和W是数域F上的n维和m维线性空间, 若 $T \in L(V, W)$ 在V的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和W的基 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 下的矩阵为A, 则

- (1)  $\dim N(T) = \dim N(A)$ ;
- (2)  $\dim R(T) = \dim R(A) = \operatorname{rank}(A)$ ;
- (3)  $\dim N(A) + \dim R(A) = n$ . (亏加秩)

定理2.3.6 设V和W是数域F上的n维和m维线性空间, 若 $T \in L(V, W)$ 在V的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和W的基 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 下的矩阵为A, 则

(1)  $\dim N(T) = \dim N(A)$ ;

证明:对于任意的 $x = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i \, \varepsilon_i$ ,  $T(x) = (\varepsilon_1, ..., \varepsilon_n) A \alpha$ 

 $T(x) = \theta$ 当且仅当 $A\alpha = 0$ . 定义映射 $f: N(T) \to N(A)$ :  $f(x) = \alpha$ .

容易验证 $f: N(T) \rightarrow N(A)$ 为同构映射. dim $N(T) = \dim N(A)$ .



定理2.3.6 设V和W是数域F上的n维和m维线性空间, 若 $T \in L(V, W)$ 在V的基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 和W的基 $\eta_1, \dots, \eta_m$ 下的矩阵为A, 则

(2)  $\dim R(T) = \dim R(A) = \operatorname{rank}(A)$ ;

证明:假设V的一组基 $\varepsilon_1, ..., \varepsilon_n$ 

$$R(T) = span(T(\varepsilon_1), ..., T(\varepsilon_n)).$$

假设 $T(\varepsilon_1), ..., T(\varepsilon_r)$ 为R(T)的一组基,易得

 $A_1, ..., A_r$ 线性无关,且 $A_i$ , i = r + 1, ..., n, 可由 $A_1, ..., A_r$ 线性表出.



### 例2.3.5 考查齐次线性差分方程

$$u_{k+n} + a_{n-1}u_{k+n-1} + \cdots + a_1u_{k+1} + a_0u_k = 0$$
  
 $k = 0, \pm 1, \pm 2, \cdots$  求方程的解空间的维数.

### 例2.3.5 考查齐次线性差分方程

$$u_{k+n} + a_{n-1}u_{k+n-1} + \dots + a_1u_{k+1} + a_0u_k = 0$$
  
 $k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$  求方程的解空间的维数.

$$\mathbf{x}_{k} = \begin{bmatrix} u_{k} \\ u_{k+1} \\ \vdots \\ u_{k+n-1} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n}, A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_{0} - a_{1} - a_{2} \cdots - a_{n-1} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

则有

$$\mathbf{x}_{k+1} = A\mathbf{x}_k, \quad k = 0, \pm 1, \pm 2, \cdots$$
 (2.3.4)



## 例2.3.5 考查齐次线性差分方程

 $u_{k+n} + a_{n-1}u_{k+n-1} + \cdots + a_1u_{k+1} + a_0u_k = 0$  $k = 0, \pm 1, \pm 2, \cdots$  求方程的解空间的维数.

由式(2.3.4)易验证, 当 $x_0$ 给定, 序列 $\{u_k\}$ 唯一确定.

因此, 定义映射 $T: \tilde{S} \to \mathbb{R}^n$ 满足

$$T(\{u_k\}) = \boldsymbol{x}_0$$

易证T是同构映射. 因此, $\dim(\tilde{S}) = \dim(\mathbb{R}^n) = n$ ,即 $\tilde{S}$ 是S的一个n维线性子空间.

