

## 第二章 矩阵

### 4 秩与线性方程组

#### 4.1 定性部分

**定理 4.1** 设  $L$  是以矩阵  $B = (A|\mathbf{b}) \in \mathbb{R}^{m \times (n+1)}$  为增广矩阵的  $n$  元线性方程组.

(i)  $L$  相容当且仅当  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ .

(ii)  $L$  确定当且仅当  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B) = n$ .

证明. (i) 注意到  $V_c(A) \subset V_c(B)$ . 故  $\text{rank}(A) \leq \text{rank}(B)$ .

设  $L$  相容. 则  $\mathbf{b} \in V_c(A)$  (见第二章第一讲例 1.4). 于是,  $V_c(B) \subset V_c(A)$  (第二章第二讲命题 1.26 (ii)). 故  $V_c(A) = V_c(B)$ . 从而  $\dim(V_c(A)) = \dim(V_c(B))$ . 于是,  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$  (第二章第二讲定理 3.6).

反之, 设  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ . 则  $\dim(V_c(A)) = \dim(V_c(B))$  (上一讲讲定理 3.6). 因为  $V_c(A) \subset V_c(B)$ , 所以  $V_c(A) = V_c(B)$  (上一讲命题 2.14). 我们得到  $\mathbf{b} \in V_c(A)$ , 即  $L$  相容 (见第二章第一讲例 1.4).

(ii) 设  $L$  确定. 则  $L$  相容. 故  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ . 下面证明  $\text{rank}(A) = n$ , 即  $\vec{A}^{(1)}, \dots, \vec{A}^{(n)}$  线性无关.

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$  使得  $\alpha_1 \vec{A}^{(1)} + \dots + \alpha_n \vec{A}^{(n)} = \mathbf{0}_m$ . 且  $(\beta_1, \dots, \beta_n)^t$  是  $L$  的解. 则  $(\alpha_1 + \beta_1, \dots, \alpha_n + \beta_n)^t$  也是  $L$  的解. 因为  $L$  确定, 所以  $\alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0$ . 由此可知  $\vec{A}^{(1)}, \dots, \vec{A}^{(n)}$  线性无关.

反之, 设  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B) = n$ . 由 (i) 可知  $L$  相容. 故  $\mathbf{b} \in V_c(A)$ . 因为  $\dim(V_c(A)) = n$ , 所以  $\vec{A}^{(1)}, \dots, \vec{A}^{(n)}$  是  $V_c(A)$  的一组基. 于是, 存在唯一的  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$  使得  $\mathbf{b} = \lambda_1 \vec{A}^{(1)} + \dots + \lambda_n \vec{A}^{(n)}$ . 故  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n)^t$  是  $L$  唯一解.  $\square$

**推论 4.2** 设  $H$  是以矩阵  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  为系数矩阵的  $n$  元齐次线性方程组. 则  $H$  只有平凡解当且仅当  $\text{rank}(A) = n$ .

证明. 注意到  $H$  是以  $B = (A|\mathbf{0}_m)$  为增广矩阵的  $n$  元线性方程组. 显然  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ . 根据定理 4.1 (ii).  $H$  只有平凡解当且仅当  $\text{rank}(A) = n$ .  $\square$

在应用中, 由  $n$  个方程组成的  $n$  元线性方程组出现的较多. 为此, 我们给出下列两个推论.

**推论 4.3** 设  $L$  是以矩阵  $B = (A|\mathbf{b}) \in \mathbb{R}^{n \times (n+1)}$  为增广矩阵的  $n$  元线性方程组. 则  $L$  确定当且仅当  $\text{rank}(A) = n$ .

证明. 设  $L$  确定. 根据定理 4.1 (ii),  $\text{rank}(A) = n$ . 反之, 设  $\text{rank}(A) = n$ . 则

$$n = \text{rank}(A) \leq \text{rank}(B) \leq \min(n+1, n) = n.$$

故  $\text{rank}(B) = n$ . 根据定理 4.1 (ii),  $L$  确定.  $\square$

**推论 4.4** 设  $L$  是以矩阵  $B = (A|\mathbf{b}) \in \mathbb{R}^{n \times (n+1)}$  为增广矩阵的  $n$  元线性方程组,  $H$  是以  $A$  为系数矩阵的齐次线性方程组. 则  $L$  确定当且仅当  $H$  确定.

证明. 由推论 4.3 可知,  $L$  确定当且仅当  $\text{rank}(A) = n$ . 再由推论 4.2 可知,  $\text{rank}(A) = n$  当且仅当  $H$  只有平凡解.  $\square$ .

**例 4.5** 科斯特利金书第七页平板受热问题.

## 4.2 定量部分

**定理 4.6** (对偶定理, 方程组版) 设  $H$  是以  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  为系数矩阵的齐次线性方程组. 则

$$\dim(\text{sol}(H)) + \text{rank}(A) = n.$$

证明. 设  $r = \text{rank}(A)$ . 不妨设  $\vec{A}^{(1)}, \dots, \vec{A}^{(r)}$  是  $V_c(A)$  的一组基. 则对任意  $j \in \{r+1, \dots, n\}$ , 存在  $\alpha_{j,1}, \dots, \alpha_{j,r}$  使得

$$\vec{A}^{(j)} = \alpha_{j,1}\vec{A}^{(1)} + \dots + \alpha_{j,r}\vec{A}^{(r)}.$$

令  $\mathbf{v}_j = (\alpha_{j,1}, \dots, \alpha_{j,r}, 0, \dots, 0, -1, 0, \dots, 0)^t$ , 其中  $-1$  出现在第  $j$  个位置. 则  $\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n$  是  $H$  的解. 由  $-1$  在  $\mathbf{v}_j$  中出现的位置可断定  $\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n$  线性无关. 对任意  $\mathbf{z} = (z_1, \dots, z_n)^t \in \text{sol}(H)$ ,

$$\mathbf{z} + z_{r+1}\mathbf{v}_{r+1} + \dots + z_n\mathbf{v}_n = (\beta_1, \dots, \beta_r, \underbrace{0, \dots, 0}_{n-r})^t \in \text{sol}(H), \quad (1)$$

其中  $\beta_1, \dots, \beta_r \in \mathbb{R}$ . 这是因为  $\text{sol}(H)$  是子空间 (见第二章第一讲例 1.18 和命题 1.17). 由此可知,

$$\beta_1 \vec{A}^{(1)} + \cdots + \beta_r \vec{A}^{(r)} = \mathbf{0}_m.$$

故  $\beta_1 = \cdots = \beta_r = 0$ . 由 (1) 可知,

$$\mathbf{z} = (-z_{r+1})\mathbf{v}_{r+1} + \cdots + (-z_n)\mathbf{v}_n.$$

进而,  $\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n$  是  $\text{sol}(H)$  的基. 故  $\dim(\text{sol}(H))=n-r$ .  $\square$

**例 4.7** 计算下列齐次线性方程组  $H$

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 - x_4 = 0 \\ x_1 + x_2 - x_3 + x_4 = 0 \\ x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 0 \end{cases}$$

解空间的一组基.

解. 该方程组的系数矩阵

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

通过初等行变换得

$$A \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 \\ 0 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 2 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 \\ 0 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & -2 \end{pmatrix}.$$

于是,  $\text{rank}(A) = 3$ . 根据定理 4.6,  $\dim(\text{sol}(H)) = 4 - 3 = 1$ . 由高斯消去可知, 给定的方程组等价于:

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1 - x_2 - x_3 - x_4 = 0 \\ 2x_2 + 2x_4 = 0 \\ 2x_3 - 2x_4 = 0 \end{array} \right. \quad \text{等价于} \quad \left\{ \begin{array}{l} x_1 - x_2 - x_3 = x_4 \\ x_2 = -x_4 \\ x_3 = x_4 \end{array} \right..$$

令  $x_4 = 1$ . 则  $x_3 = 1, x_2 = -1, x_1 = 1$ . 该方程组有非零解  $\mathbf{v} = (1, -1, 1, 1)^t$ . 故  $\text{sol}(H)$  的基是  $\mathbf{v}$ . 写成集合的形式, 我们有  $\text{sol}(H) = \{\lambda\mathbf{v} \mid \lambda \in \mathbb{R}\}$ .

设  $M \in \mathbb{R}^n$  是线性流形. 则  $M$  的方向的维数定义为  $M$  的维数, 也记为  $\dim(M)$ .

**推论 4.8** 设  $L$  是以  $B = (A|\mathbf{b}) \in \mathbb{R}^{m \times (n+1)}$  为增广矩阵的  $n$  元线性方程组. 如果  $L$  相容, 则

$$\dim(\text{sol}(L)) + \text{rank}(A) = n.$$

证明. 设  $H$  是以  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  为系数矩阵的  $n$  元齐次线性方程组. 设  $\mathbf{v} \in \text{sol}(L)$ . 根据第二章第一讲例 1.22,  $\text{sol}(L) = \mathbf{v} + \text{sol}(H)$ . 于是,  $\dim(\text{sol}(L)) = \dim(\text{sol}(H))$ . 再根据定理 4.6,

$$n = \dim(\text{sol}(H)) + \text{rank}(A) = \dim(\text{sol}(L)) + \text{rank}(A). \quad \square$$

例 4.9 确定下列线性方程组  $L$

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 - x_4 + x_5 = 1 \\ x_1 + x_2 - x_3 + x_4 + x_5 = 3 \\ 3x_1 - x_2 - 3x_3 - x_4 + 3x_5 = 5 \end{cases}$$

的解流形.

解. 该方程组的增广矩阵

$$B = (A|\mathbf{b}) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & 1 & 1 & 3 \\ 3 & -1 & -3 & -1 & 3 & 5 \end{pmatrix}.$$

通过初等行变换得

$$B \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 0 & 2 & 0 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

于是,  $\text{rank}(B) = \text{rank}(A) = 2$ . 根据定理 4.1,  $L$  相容. 根据定理 4.6,  $\dim(\text{sol}(L)) = 5 - 2 = 3$ . 由高斯消去可知, 给定方程组等价于

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 - x_4 + x_5 = 1 \\ 2x_2 + 2x_4 = 2 \end{cases} \quad \text{等价于} \quad \begin{cases} x_1 - x_2 = 1 + x_3 + x_4 - x_5 \\ x_2 = 1 - x_4. \end{cases}$$

令  $x_3 = x_4 = x_5 = 0$ . 我们得到  $\mathbf{v} = (2, 1, 0, 0, 0)^t$  是  $L$  的一个(特)解.

再由对系数矩阵的高斯消去法可知, 以  $A$  为系数矩阵的齐次线性方程组  $H$  等价于

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 - x_4 + x_5 = 0 \\ 2x_2 + 2x_4 = 0 \end{cases} \quad \text{等价于} \quad \begin{cases} x_1 - x_2 = x_3 + x_4 - x_5 \\ x_2 = -x_4. \end{cases}$$

分别令  $x_3 = 1, x_4 = x_5 = 0; x_3 = 0, x_4 = 1, x_5 = 0; x_3 = x_4 = 0, x_5 = 1$ . 我们得到  $H$  的三个线性无关的解:

$$\mathbf{w}_1 = (1, 0, 1, 0, 0)^t, \mathbf{w}_2 = (0, -1, 0, 1, 0)^t, \mathbf{w}_3 = (-1, 0, 0, 0, 1)^t.$$

故  $\text{sol}(L) = \mathbf{v} + \langle \mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2, \mathbf{w}_3 \rangle$ .

## 5 坐标空间之间的线性映射

### 5.1 定义和 (与基底无关的) 性质

**定义 5.1** 设  $\phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是映射. 如果对任意  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,

$$\underbrace{\phi(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = \phi(\mathbf{x}) + \phi(\mathbf{y})}_{\text{保持加法}} \quad \text{和} \quad \underbrace{\phi(\alpha \mathbf{x}) = \alpha \phi(\mathbf{x})}_{\text{保持数乘}},$$

则称  $\phi$  是线性映射.

**例 5.2** 设

$$\begin{array}{ccc} \phi : \mathbb{R}^n & \longrightarrow & \mathbb{R}^m \\ \mathbf{x} & \mapsto & \mathbf{0}_m \end{array} \quad \text{和} \quad \begin{array}{ccc} \psi : \mathbb{R}^n & \longrightarrow & \mathbb{R}^n \\ \mathbf{x} & \mapsto & \mathbf{x} \end{array}$$

是线性映射. 称  $\phi$  是从  $\mathbb{R}^n$  到  $\mathbb{R}^m$  的零映射,  $\psi$  是  $\mathbb{R}^n$  上的恒同映射.

**命题 5.3** 设  $\phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ . 则下列结论等价:

(i)  $\phi$  线性,

(ii) 对任意  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n, \alpha, \beta \in \mathbb{R}$ ,

$$\underbrace{\phi(\alpha\mathbf{x} + \beta\mathbf{y}) = \alpha\phi(\mathbf{x}) + \beta\phi(\mathbf{y})}_{\text{保持线性运算}}.$$

(iii) 对任意  $k \in \mathbb{Z}^+, \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in \mathbb{R}^n, \alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{R}$ ,

$$\underbrace{\phi(\alpha_1\mathbf{x}_1 + \dots + \alpha_k\mathbf{x}_k) = \alpha_1\phi(\mathbf{x}_1) + \dots + \alpha_k\phi(\mathbf{x}_k)}_{\text{保持线性组合}}.$$

证明. (i)  $\Rightarrow$  (ii) 设  $\phi$  是线性的. 则

$$\phi(\alpha\mathbf{x} + \beta\mathbf{y}) = \phi(\alpha\mathbf{x}) + \phi(\beta\mathbf{y}) = \alpha\phi(\mathbf{x}) + \beta\phi(\mathbf{y}).$$

故  $\phi$  保持线性运算. 反之, 取  $\alpha = \beta = 1$  得到  $\phi$  保持加法, 取  $\beta = 0$  得到  $\phi$  保持数乘.

(ii)  $\Rightarrow$  (iii) 对  $k$  归纳. 当  $k = 1$  时,

$$\phi(\alpha_1\mathbf{x}_1) = \phi(\alpha_1\mathbf{x}_1 + 0\mathbf{x}_1) = \alpha_1\phi(\mathbf{x}_1) + 0\phi(\mathbf{x}_1) = \alpha_1\phi(\mathbf{x}_1).$$

当  $k = 2$  时, 结论是 (ii). 设  $k > 2$  且结论对  $k - 1$  成立. 则

$$\begin{aligned} & \phi(\alpha_1 \mathbf{x}_1 + \cdots + \alpha_{k-1} \mathbf{x}_{k-1} + \alpha_k \mathbf{x}_k) \\ &= \phi(\alpha_1 \mathbf{x}_1 + \cdots + \alpha_{k-1} \mathbf{x}_{k-1}) + \alpha_k \phi(\mathbf{x}_k) \quad [k = 2] \\ &= \alpha_1 \phi(\mathbf{x}_1) + \cdots + \alpha_{k-1} \phi(\mathbf{x}_{k-1}) + \alpha_k \phi(\mathbf{x}_k) \quad [\text{归纳假设}]. \end{aligned}$$

(iii)  $\Rightarrow$  (i) 令  $k = 2$  和  $\alpha_1 = \alpha_2 = 1$  可知,  $\phi$  保持加法.  
令  $k = 1$  可知,  $\phi$  保持数乘.  $\square$

**例 5.4** 设  $\phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  线性. 则  $\phi(\mathbf{0}_n) = \mathbf{0}_m$ .

证明. 计算

$$\phi(\mathbf{0}_n) = \phi(\mathbf{0}_n + \mathbf{0}_n) = \phi(\mathbf{0}_n) + \phi(\mathbf{0}_n) \Rightarrow \phi(\mathbf{0}_n) = \mathbf{0}_m. \quad \square$$

**例 5.5** 设  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,

$$\begin{aligned} \psi_\lambda : \mathbb{R}^n &\longrightarrow \mathbb{R}^n \\ \mathbf{x} &\mapsto \lambda \mathbf{x}. \end{aligned}$$

是线性的. 称之为数乘映射. 当  $\lambda=0$  时,  $\psi_\lambda$  是零映射. 当  $\lambda=1$  时,  $\psi_\lambda$  是恒同映射.

**例 5.6** 设  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\mathbf{0}\}$ .

$$\begin{aligned} T_{\mathbf{v}} : \mathbb{R}^n &\longrightarrow \mathbb{R}^n \\ \mathbf{x} &\mapsto \mathbf{v} + \mathbf{x}. \end{aligned}$$

不是线性的. 这是因为  $T_{\mathbf{v}}(\mathbf{0}) = \mathbf{v} \neq \mathbf{0}$ .

**命题 5.7** 设  $\phi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是线性映射.

- (i) 如果  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \in \mathbb{R}^n$  线性相关, 则  $\phi(\mathbf{v}_1), \dots, \phi(\mathbf{v}_k)$  也线性相关.
- (ii) 如果  $U$  是  $\mathbb{R}^n$  的子空间, 则  $\phi(U)$  是  $\mathbb{R}^m$  的子空间. 特别地,  $\text{im}(\phi)$  是  $\mathbb{R}^m$  的子空间, 且  $\dim(U) \geq \dim(\phi(U))$ .
- (iii) 如果  $W$  是  $\mathbb{R}^m$  的子空间, 则  $\phi^{-1}(W)$  是  $\mathbb{R}^n$  的子空间. 特别地,  $\phi^{-1}(\{\mathbf{0}_m\})$  是  $\mathbb{R}^n$  的子空间.

证明. (i) 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{R}$ , 不全为零, 使得  $\sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbf{v}_i = \mathbf{0}_n$ . 根据上一章命题 5.3,

$$\mathbf{0}_m = \phi(\mathbf{0}_n) = \phi\left(\sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbf{v}_i\right) = \sum_{i=1}^k \alpha_i \phi(\mathbf{v}_i).$$

(ii) 设  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \phi(U)$ . 则存在  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in U$  使得  $\phi(\mathbf{u}) = \mathbf{x}$  和  $\phi(\mathbf{v}) = \mathbf{y}$ . 对任意  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ ,

$$\begin{aligned} \alpha \mathbf{x} + \beta \mathbf{y} &= \alpha \phi(\mathbf{u}) + \beta \phi(\mathbf{v}) \\ &= \phi(\alpha \mathbf{u} + \beta \mathbf{v}) \\ &\in \phi(U) \quad (\text{命题 1.17 (ii)}). \end{aligned}$$

根据第二章第一讲命题 1.16,  $\phi(U)$  是子空间.

设  $\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d$  是  $\phi(U)$  的一组基, 且  $\mathbf{w}_i = \phi(\mathbf{u}_i)$ , 其中  $\mathbf{u}_i \in U, i = 1, \dots, d$ . 因为  $\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d$  线性无关, 所以 (i)

蕴含  $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_d$  线性无关. 利用基扩充可知  $U$  有一组基底包含  $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_d$ . 故  $\dim(U) \geq d$ .

(iii) 对任意  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \phi^{-1}(W), \alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , 我们计算

$$\phi(\alpha\mathbf{x} + \beta\mathbf{y}) = \alpha\phi(\mathbf{x}) + \beta\phi(\mathbf{y}).$$

因为  $\phi(\mathbf{x}), \phi(\mathbf{y}) \in W$  且  $W$  是子空间, 所以  $\alpha\phi(\mathbf{x}) + \beta\phi(\mathbf{y}) \in W$ . 由此得出  $\phi(\alpha\mathbf{x} + \beta\mathbf{y}) \in W$ . 从而,  $\alpha\mathbf{x} + \beta\mathbf{y} \in \phi^{-1}(W)$ .  $\square$

**例 5.8** 设  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \in \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_k \in \mathbb{R}^{n+\ell}$  且

$$\mathbf{w}_j = \begin{pmatrix} \mathbf{v}_j \\ \alpha_{n+1,j} \\ \vdots \\ \alpha_{n+\ell,j} \end{pmatrix},$$

其中  $\alpha_{n+1,j}, \dots, \alpha_{n+\ell,j} \in \mathbb{R}$ ,  $j = 1, \dots, k$ . 证明: 如果  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  线性无关, 则  $\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_k$  线性无关.

证明. 设

$$\begin{aligned} \phi : \quad \mathbb{R}^{n+\ell} &\longrightarrow \mathbb{R}^n \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \\ x_{n+1} \\ \vdots \\ x_{n+\ell} \end{pmatrix} &\mapsto \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

则  $\phi$  是线性映射. 因为  $\phi(\mathbf{w}_j) = \mathbf{v}_j$ ,  $j = 1, \dots, k$  且  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  线性无关, 所以命题 5.7 (i) 蕴含  $\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_k$  线性无关.  $\square$

**定义 5.9** 设  $\phi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是线性映射. 坐标空间  $\mathbb{R}^n$  中的子空间  $\phi^{-1}(\{\mathbf{0}_m\})$  称为  $\phi$  的核 (kernel), 记为  $\ker(\phi)$ . 坐标空间  $\mathbb{R}^m$  中的子空间  $\text{im}(\phi)$  称为  $\phi$  的像 (image).

**例 5.10** 设  $\phi$  和  $\psi$  由例 5.2 给出. 则对零映射  $\phi$ , 我们有:

$$\ker(\phi) = \mathbb{R}^n \quad \text{和} \quad \text{im}(\phi) = \{\mathbf{0}_m\}.$$

对恒同映射  $\psi$ , 我们有:

$$\ker(\psi) = \{\mathbf{0}\} \quad \text{和} \quad \text{im}(\psi) = \mathbb{R}^n.$$

设  $\psi_\lambda: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  由例 5.5 给出. 则数乘映射  $\psi_\lambda$ , 我们有: 当  $\lambda \neq 0$  时,

$$\ker(\psi_\lambda) = \{\mathbf{0}\} \quad \text{和} \quad \text{im}(\psi_\lambda) = \mathbb{R}^n.$$

当  $\lambda = 0$  时,  $\psi_0$  是零映射.

设  $\phi: \mathbb{R}^{n+k} \rightarrow \mathbb{R}^n$  是例 5.8 中的投射. 则

$$\ker(\phi) = \langle \mathbf{e}_{n+1}, \dots, \mathbf{e}_{n+k} \rangle \quad \text{和} \quad \text{im}(\phi) = \mathbb{R}^n.$$

**命题 5.11** 设  $\phi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是线性映射. 则  $\phi$  是单射当且仅当  $\ker(\phi) = \{\mathbf{0}_n\}$ .

证明. 设  $\phi$  是单射. 根据上一章命题 5.3,  $\phi(\mathbf{0}_n) = \mathbf{0}_m$ . 因为  $\phi$  是单射, 所以  $\ker(\phi) = \{\mathbf{0}_n\}$ . 反之, 设  $\ker(\phi) = \{\mathbf{0}_n\}$ . 设  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$  使得  $\phi(\mathbf{x}) = \phi(\mathbf{y})$ . 则

$$\phi(\mathbf{x} - \mathbf{y}) = \phi(\mathbf{x}) - \phi(\mathbf{y}) = \mathbf{0}_m.$$

于是,  $\mathbf{x} - \mathbf{y} \in \ker(\phi)$ . 因为  $\ker(\phi) = \{\mathbf{0}_n\}$ , 所以  $\mathbf{x} - \mathbf{y} = \mathbf{0}$ . 故  $\mathbf{x} = \mathbf{y}$ , 即  $\phi$  是单射.  $\square$

**例 5.12** 设  $\phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是线性单射. 证明: 如果  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \in \mathbb{R}^n$  线性无关, 则  $\phi(\mathbf{v}_1), \dots, \phi(\mathbf{v}_k)$  线性无关. 证明. 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{R}$  使得

$$\alpha_1\phi(\mathbf{v}_1) + \cdots + \alpha_k\phi(\mathbf{v}_k) = \mathbf{0}_m.$$

则

$$\phi(\alpha_1\mathbf{v}_1 + \cdots + \alpha_k\mathbf{v}_k) = \mathbf{0}_m.$$

因为  $\phi$  是单射, 所以  $\alpha_1\mathbf{v}_1 + \cdots + \alpha_k\mathbf{v}_k = \mathbf{0}_n$ . 因为  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  线性无关, 所以  $\alpha_1 = \cdots = \alpha_k = 0$ . 故  $\phi(\mathbf{v}_1), \dots, \phi(\mathbf{v}_k)$  线性无关.  $\square$

**引理 5.13** 设  $\phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是线性映射,  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \in \mathbb{R}^n$  线性无关. 则  $\phi(\mathbf{v}_1), \dots, \phi(\mathbf{v}_k)$  线性无关当且仅当

$$\ker(\phi) \cap \langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \rangle = \{\mathbf{0}_n\}.$$

证明. 设  $\ker(\phi) \cap \langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \rangle = \{\mathbf{0}_n\}$ . 令  $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{R}$  使得

$$\alpha_1\phi(\mathbf{v}_1) + \cdots + \alpha_k\phi(\mathbf{v}_k) = \mathbf{0}_m.$$

则  $\phi(\alpha_1\mathbf{v}_1 + \cdots + \alpha_k\mathbf{v}_k) = \mathbf{0}_m$ . 故

$$\alpha_1\mathbf{v}_1 + \cdots + \alpha_k\mathbf{v}_k \in \ker(\phi) \cap \langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \rangle = \{\mathbf{0}_n\}.$$

于是,  $\alpha_1\mathbf{v}_1 + \cdots + \alpha_k\mathbf{v}_k = \mathbf{0} \implies \alpha_1 = \cdots = \alpha_k = 0$ . 即  $\phi(\mathbf{v}_1), \dots, \phi(\mathbf{v}_k)$  线性无关.

反之, 设  $\phi(\mathbf{v}_1), \dots, \phi(\mathbf{v}_k)$  线性无关. 令

$$\mathbf{v} \in \ker(\phi) \cap \langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \rangle.$$

则存在  $\beta_1, \dots, \beta_k \in \mathbb{R}$  使得  $\mathbf{v} = \beta_1\mathbf{v}_1 + \cdots + \beta_k\mathbf{v}_k$ . 故  $\mathbf{0} = \phi(\mathbf{v}) = \beta_1\phi(\mathbf{v}_1) + \cdots + \beta_k\phi(\mathbf{v}_k)$ . 由此可知,

$$\beta_1 = \cdots = \beta_k = 0.$$

从而得出  $\mathbf{v} = \mathbf{0}$ , 即  $\ker(\phi) \cap \langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \rangle = \{\mathbf{0}_n\}$ .  $\square$

**定理 5.14** (对偶定理, 线性映射版) 设  $\phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是线性映射. 则

$$\dim(\ker(\phi)) + \dim(\text{im}(\phi)) = n.$$

证明. 设  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d$  是  $\ker(\phi)$  的一组基. 由基扩充定理,  $\mathbb{R}^n$  有一组基  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d, \mathbf{v}_{d+1}, \dots, \mathbf{v}_n$ .

断言.  $\phi(\mathbf{v}_{d+1}), \dots, \phi(\mathbf{v}_n)$  是  $\text{im}(\phi)$  的一组基.

断言的证明. 先验证  $\phi(\mathbf{v}_{d+1}), \dots, \phi(\mathbf{v}_n)$  线性无关. 引理 5.13, 只需验证

$$\ker(\phi) \cap \langle \mathbf{v}_{d+1}, \dots, \mathbf{v}_n \rangle = \{\mathbf{0}_n\}. \quad (2)$$

设  $\mathbf{x} \in \ker(\phi) \cap \langle \mathbf{v}_{d+1}, \dots, \mathbf{v}_n \rangle$ . 则  $\exists \alpha_1, \dots, \alpha_d, \beta_{d+1}, \dots, \beta_n \in \mathbb{R}$  使得  $\mathbf{x} = \alpha_1 \mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_d \mathbf{v}_d = \beta_{d+1} \mathbf{v}_{d+1} + \dots + \beta_n \mathbf{v}_n$ . 因为  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d, \mathbf{v}_{d+1}, \dots, \mathbf{v}_n$  线性无关, 所以  $\alpha_1 = \dots = \alpha_d = 0$ . 故  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ . 于是, (2) 成立.

再验证  $\text{im}(\phi) = \langle \phi(\mathbf{v}_1), \dots, \phi(\mathbf{v}_n) \rangle$ . 因为  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  是  $\mathbb{R}^n$  的一组基, 所以  $\text{im}(\phi) = \langle \phi(\mathbf{v}_1), \dots, \phi(\mathbf{v}_n) \rangle$  (上一讲命题 5.3 (iii)). 因为  $\phi(\mathbf{v}_1) = \dots = \phi(\mathbf{v}_d) = \mathbf{0}_m$ , 所以  $\text{im}(\phi) = \langle \phi(\mathbf{v}_{d+1}), \dots, \phi(\mathbf{v}_n) \rangle$ . 断言成立.

由断言可知  $\dim(\text{im}(\phi)) = n - d$ .  $\square$

**推论 5.15** 设  $\phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是线性映射. 如果  $\phi$  是双射, 则  $\phi^{-1} : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$  是线性映射且  $m = n$ .

证明. 设  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^m$ . 因为  $\phi$  是满射, 所以存在  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  使得  $\mathbf{x} = \phi(\mathbf{u})$  和  $\mathbf{y} = \phi(\mathbf{v})$ . 因为

$$\phi(\alpha \mathbf{u} + \beta \mathbf{v}) = \alpha \phi(\mathbf{u}) + \beta \phi(\mathbf{v}) = \alpha \mathbf{x} + \beta \mathbf{y},$$

所以

$$\phi^{-1}(\alpha \mathbf{x} + \beta \mathbf{y}) = \alpha \mathbf{u} + \beta \mathbf{v} = \alpha \phi^{-1}(\mathbf{x}) + \beta \phi^{-1}(\mathbf{y}).$$

故  $\phi^{-1}$  线性.

因为  $\phi$  是双射, 所以  $\ker(\phi) = \{\mathbf{0}_n\}$  (命题 5.11) 和  $\mathbb{R}^m = \text{im}(\phi)$ . 由对偶定理可知  $m = n$ .  $\square$

**推论 5.16** 设  $\phi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  是线性映射. 则下列断言等价

(i)  $\phi$  是单射,

(ii)  $\phi$  是满射,

(iii)  $\phi$  是双射.

证明. (i)  $\Rightarrow$  (ii): 因为  $\phi$  单, 所以  $\dim(\ker(\phi)) = 0$ . 故  $\dim(\text{im}(\phi)) = n$  (对偶定理). 故  $\text{im}(\phi) = \mathbb{R}^n$ , 即  $\phi$  是满射.

(ii)  $\Rightarrow$  (iii): 因为  $\phi$  满, 所以  $\dim(\text{im}(\phi)) = n$ . 故  $\dim(\ker(\phi)) = 0$  (对偶定理). 故  $\phi$  单 (命题 5.11), 即  $\phi$  是双射.

(iii)  $\Rightarrow$  (i): 显然.  $\square$

**命题 5.17** 设  $\psi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^s$  和  $\phi: \mathbb{R}^s \rightarrow \mathbb{R}^m$  都是线性映射  
则  $\phi \circ \psi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  也是线性映射.

证明.

$$\begin{array}{ccc} \mathbb{R}^n & \xrightarrow{\psi} & \mathbb{R}^s \\ & \searrow \phi \circ \psi & \downarrow \phi \\ & & \mathbb{R}^m. \end{array}$$

设  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ ,  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ . 我们计算

$$\phi \circ \psi(\alpha \mathbf{x} + \beta \mathbf{y}) = \phi(\alpha \psi(\mathbf{x}) + \beta \psi(\mathbf{y})) = \alpha \phi \circ \psi(\mathbf{x}) + \beta \phi \circ \psi(\mathbf{y}). \quad \square$$