

# 关于商空间

南瓜

2020 年 9 月 18 日

在介绍商空间前，有必要先介绍一下像集与核的关系.

## Sec.1 像集与核的关系

令  $f: V \rightarrow W$  是数域  $\mathbb{P}$  上的一个线性映射,  $\dim V = n$ ,  $\dim W = m$ , 设  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$  是  $V$  的一组基,  $\eta_1, \dots, \eta_m$  是  $W$  的一组基, 令

$$f(\varepsilon_i) = a_{1i}\eta_1 + a_{2i}\eta_2 + \dots + a_{mi}\eta_m$$

其中  $a_{1i}, a_{2i}, \dots, a_{mi} \in \mathbb{P}$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ), 那么

$$f(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (f(\varepsilon_1), f(\varepsilon_2), \dots, f(\varepsilon_n)) = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m) \mathbf{A}$$

其中  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$ . 对于任一  $\xi \in \text{Im } f$ , 存在  $\alpha \in V$ , 使  $f(\alpha) = \xi$ . 设

$$\alpha = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n$$

其中  $x_i \in \mathbb{P}$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ), 那么

$$\begin{aligned} \xi &= f(x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n) \\ &= x_1f(\varepsilon_1) + x_2f(\varepsilon_2) + \dots + x_nf(\varepsilon_n) \in L(f(\varepsilon_1), f(\varepsilon_2), \dots, f(\varepsilon_n)) \end{aligned}$$

于是有

**命题.** 设  $f: V \rightarrow W$  是一个线性映射,  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是  $V$  的任一组基, 则

$$\text{Im } f = L(f(\varepsilon_1), f(\varepsilon_2), \dots, f(\varepsilon_n))$$

再来讨论像空间的维数刻画

**定理.** 设  $f: V \rightarrow W$  是数域  $\mathbb{P}$  上的一个线性映射, 在  $V$  和  $W$  的某对基下,  $f$  对应的矩阵为  $\mathbf{A}$ , 那么有  $\dim \operatorname{Im} f = r(\mathbf{A})$ .

**证明.** 设  $f$  在  $V$  的基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  与  $W$  的基  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m$  下对应的矩阵为  $\mathbf{A}$ , 那么,  $\dim \operatorname{Im} f = r(\mathbf{A})$ , 这时候就有

$$\operatorname{Im} f = L(f(\varepsilon_1), f(\varepsilon_2), \dots, f(\varepsilon_n))$$

从而

$$\dim \operatorname{Im} f = r(f(\varepsilon_1), f(\varepsilon_2), \dots, f(\varepsilon_n)) = r((\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m)\mathbf{A})$$

设  $\mathbf{A} = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ,  $r(\mathbf{A}) = r$ , 则  $\mathbf{A}$  的一个极大线性无关组含有  $r$  个向量, 不妨设为  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ , 那么对于任一  $r = 1, 2, \dots, n$ , 有

$$\alpha_i = k_1^{(i)}\alpha_1 + k_2^{(i)}\alpha_2 + \dots + k_r^{(i)}\alpha_r, \quad k_j^{(i)} \in \mathbb{P}$$

进而可得

$$\begin{aligned} f(\varepsilon_i) &= (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m) \begin{pmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{pmatrix} \\ &= (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m)\alpha_i \\ &= (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m)(k_1^{(i)}\alpha_1 + k_2^{(i)}\alpha_2 + \dots + k_r^{(i)}\alpha_r) \\ &= \sum_{j=1}^r k_j^{(i)}(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m)\alpha_j \\ &= \sum_{j=1}^{(i)} f(\varepsilon_j) \end{aligned}$$

即  $\operatorname{Im} f$  可以由  $f(\varepsilon_1), f(\varepsilon_2), \dots, f(\varepsilon_r)$  生成.

设存在  $x_1, x_2, \dots, x_r \in \mathbb{P}$ , 使  $x_1 f(\varepsilon_1) + x_2 f(\varepsilon_2) + \dots + x_r f(\varepsilon_r) = \theta$ , 则

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m)(x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_r\alpha_r) = \theta$$

由于  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m$  是基且  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性无关, 从而  $x_1 = x_2 = \dots = x_r = 0$ , 因此  $f(\varepsilon_1), f(\varepsilon_2), \dots, f(\varepsilon_r)$  构成  $\operatorname{Im} f$  的基, 于是  $\dim \operatorname{Im} f = r = r(\mathbf{A})$ .  $\square$