

# 矩阵分析

冯良贵 胡庆军 编著

国防科技大学出版社

# 第 1 章 线性变换的矩阵表示

本章旨在给出已学线性代数知识的必要回顾, 主要内容包括对偶空间、多重线性型以及线性变换的矩阵表示等. 本书除特别说明外, 约定  $\mathbb{F}$  表示实数域  $\mathbb{R}$  或复数域  $\mathbb{C}$ , 涉及的内积空间是指实内积空间或复内积空间.

## 1.1 对偶空间

域  $\mathbb{F}$  上的  $n$  维向量空间均同构于  $\mathbb{F}^n$ . 设  $V$  为  $\mathbb{F}$  上向量空间, 由  $V$  可产生一个新空间:  $\text{Hom}(V, \mathbb{F})$ , 记为  $V^*$ , 它由从  $V$  到  $\mathbb{F}$  的一切线性变换组成. 一般地, 人们称  $V^*$  为  $V$  的一次对偶空间或对偶空间. 若  $\{x_1, \dots, x_n\}$  为  $V$  的一组基, 则  $\{x_1^*, \dots, x_n^*\}$  便为  $V^*$  的一组基, 称之为相应于  $\{x_1, \dots, x_n\}$  的对偶基, 其中  $x_i^*$  由下列条件给出:

$$x_i^*(x_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & j = i \\ 0 & j \neq i \end{cases}$$

明显地, 下列映照为一个双线性函数:

$$[-, -]: V \times V^* \rightarrow \mathbb{F}, \quad (x, y) \rightarrow [x, y] = y(x)$$

关于双线性函数  $[-, -]$ , 我们首先有:

**命题 1.1.1** 设  $\dim_{\mathbb{F}} V = n$ ,  $\{x_1, \dots, x_n\}$  为  $V$  的一组基,  $\{a_1, \dots, a_n\}$  为任意给定的  $n$  个纯量, 则  $\exists! y \in V^*$  s.t.  $[x_i, y] = a_i, i = 1, 2, \dots, n$ .

**证明:** (1) 取  $y = \sum_{i=1}^n a_i x_i^*$ , 则有  $[x_i, y] = a_i, i = 1, 2, \dots, n$ .

(2) 若  $z \in V^*$  也满足条件  $[x_i, z] = a_i, i = 1, 2, \dots, n$ , 则  $[x_i, z - y] = 0$ , 从而  $z = y$ . □

**命题 1.1.2** 设  $u, v \in {}_{\mathbb{F}}V, u \neq v, \dim V = n$ , 则  $\exists y \in V^*$  s.t.  $[u, y] \neq [v, y]$ . 特别地, 对  $V^n$  中的任何非零元  $x, \exists y \in V^*$  s.t.  $[x, y] \neq 0$ .

**证明:** 显然. □

如前所述, 从一个向量空间  ${}_{\mathbb{F}}V$  出发, 可构造  $\mathbb{F}$  上的向量空间  $V^*$ ; 进而重复从  $V$  构造  $V^*$  的过程, 又得向量空间  ${}_{\mathbb{F}}V^{**}$ ; 注意到该过程总可以重复执行, 因此, 给定一个  ${}_{\mathbb{F}}V$ , 便得  $V^*, V^{**}, V^{***}, \dots$ , 当  $\dim_{\mathbb{F}} V = n$  时, 利用对偶基便知,  $\dim V = \dim V^* = \dim V^{**} = \dots$ , 由于

$$V^* = \text{Hom}_{\mathbb{F}}(V, \mathbb{F}); V^{**} = \text{Hom}_{\mathbb{F}}(V^*, \mathbb{F})$$

因此,任给定  $x \in V$ , 赋值映照  $\phi_x = [x, -]: V^* \rightarrow \mathbb{F}, y \rightarrow [x, y]$  便为  $V^{**}$  中元. 可直接验证知: 映照  $\phi: V \rightarrow V^{**}, x \rightarrow \phi_x = [x, -]$  为单的线性映照. 一般地, 若向量空间  $V$  (可能是有限维, 也可能是无限维) 满足  $\phi$  为同构, 则称  $V$  为一个自反空间. 容易知道, 当  $V$  为有限维向量空间时,  $V$  总为一个自反空间. 因此, 对一个有限维向量空间而言, 我们甚至可通过同构  $\phi$  将  $V$  和  $V^{**}$  视为同一个空间. 向量空间的子集的零化子空间是  $V^*$  的子空间, 它具有以下性质:

**命题 1.1.3** 让  $V$  为向量空间,  $\emptyset \neq S \subseteq V$ , 记  $S^0 = \{y \in V^* \mid y(s) = 0 \text{ 对 } \forall s \in S\}$ . 若  $\dim V = n < \infty$ ,  $S$  含有非零向量, 则  $S^0 \neq V^*$ .

**定理 1.1.1** 设  $\dim V = n, M \leq V, \dim M = m$  则  $M^0 \leq V^*$  且  $\dim M^0 = n - m$ .

证明: (1)  $M^0 \leq V^*$  可通过直接验算可得.

(2) 计算  $M^0$  的维数.

设  $M$  的一组基为  $x_1, \dots, x_m$ , 扩充为  $V$  的一组基为:  $x_1, \dots, x_m; x_{m+1}, \dots, x_n$ . 于是  $V^*$  的一组基为  $x_1^*, \dots, x_m^*; x_{m+1}^*, \dots, x_n^*$ . 容易知道,  $x_{m+1}^*, \dots, x_n^*$  均零化  $M$ . 又  $\forall y \in V^*, y$  可表为

$$y = a_1 x_1^* + \dots + a_m x_m^* + a_{m+1} x_{m+1}^* + \dots + a_n x_n^*$$

$$\text{于是 } y(M) = 0 \Rightarrow \begin{cases} a_1 = 0 \\ \vdots \\ a_m = 0 \end{cases}, \text{ 因此 } \text{span}\{x_{m+1}^*, \dots, x_n^*\} = M^0.$$

□

**推论 1.1.1** 设  $\dim V = n, M \leq V$ , 则通过同构  $\phi$  可将  $M$  看成  $M^{00}$ .

证明: 首先  $(M^0)^0$  是  $V^{**}$  的子空间; 其次, 记  $M$  的一组基为  $x_1, \dots, x_m$ , 将之扩充为  $V$  的一组基:  $x_1, \dots, x_m; x_{m+1}, \dots, x_n$ . 于是  $M^0$  的一组基为:  $x_{m+1}^*, \dots, x_n^*$ .  $V^{**}$  的一组基为:  $[x_1, -], \dots, [x_m, -], [x_{m+1}, -], \dots, [x_n, -]$ . 具体验证可知:  $[x_1, -], \dots, [x_m, -]$  即构成  $M^{00}$  的一组基. 因此, 把  $[x_1, -]$  看成  $x_1, \dots, [x_m, -]$  看成  $x_m$  后,  $M$  与  $M^{00}$  便为同一空间.

□

**定理 1.1.2** 设向量空间  $V$  (可能为无限维) 有分解  $V = M \oplus N$ . 则有  $M^* \simeq N^0, N^* \simeq M^0, V^* = M^0 \oplus N^0$ .

证明: 事实上,  $\forall y \in M^*, y p_M \in V^*$ , 其中  $p_M$  为  $V$  中沿  $N$  到  $M$  的射影, 于是  $y p_M \in N^0$ , 因此有映射  $\varphi: M^* \rightarrow N^0, y \rightarrow y p_M$  是同构. 类似地可证:  $N^* \simeq M^0$ , 进而  $V^* = M^0 \oplus N^0$ .

□

## 1.2 多重线性型

让我们先从双线性型开始. 回顾: 给定  ${}_F V, {}_F W$  为两线性空间,  $\omega(-, -): V \times W \rightarrow \mathbb{F}$  称为一个双线性型 (或叫双线性函数) 是指  $\omega(-, -)$  对每个分量均是线性的. 例如:

$[-, -]: V \times V^* \rightarrow \mathbb{F}$  即为一个双线性型. 易知, 给定系数域  $\mathbb{F}$  上的两个线性空间  $U$  和  $V$ , 集合  $\{\omega \mid \omega \text{ 为 } U \times V \text{ 上的双线性型}\}$  在映照的通常加法及通常纯量乘法下仍构成向量空间. 对此空间, 我们有:

**定理 1.2.1** 设  $U$  的一组基为  $\{x_1, \dots, x_m\}$ ,  $V$  的一组基为  $\{y_1, \dots, y_n\}$ , 则

(1)  $\forall A = (a_{ij}) \in \mathbb{F}^{m \times n}$ ,  $U \times V$  上有且仅有一个双线性型  $\omega$  s.t.  $(\omega(x_i, y_j)) = (a_{ij})$ .

(2)  $U \times V$  上的双线性型空间的一组基为  $\{\omega_{pq} \mid p = 1, 2, \dots, m; q = 1, 2, \dots, n\}$ , 其中  $\omega_{pq}$  满足  $(\omega_{pq}(x_i, y_j)) = (\delta_{ip}\delta_{jq})$ . 因此  $\dim(U \times V \text{ 上的双线性型空间}) = mn$ .

**证明:** (1)  $\forall x \in U, x = (a_1, \dots, a_m) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}; \forall y \in V, y = (b_1, \dots, b_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ . 定义  $\omega: (x,$

$y) \rightarrow (a_1, \dots, a_m) A \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$ , 则有  $\omega$  为一个双线性型, 则  $(\omega(x_i, y_j)) = (a_{ij})$ . 另一方面, 设双

线性型  $\omega_1, \omega_2$  分别满足  $(\omega_1(x_i, y_j)) = (a_{ij}), (\omega_2(x_i, y_j)) = (a_{ij})$ , 则有  $((\omega_1 - \omega_2)(x_i, y_j)) = 0$ , 于是  $(\omega_1 - \omega_2)(x, y) = 0$ , 即  $\omega_1 = \omega_2$ .

(2) 首先, 下列线性映照为 1-1 对应:  $U \times V$  上的双线性型空间  $\rightarrow \mathbb{F}^{m \times n}, \omega \rightarrow (\omega(x_i, y_j))$ . 特别地,  $\omega_{pq} \rightarrow E_{pq}$ . 因此  $\{\omega_{pq}\}$  为线性无关子集. 进一步,  $\forall \omega$  为  $U \times V$  上的双线性型,  $\omega$  可用  $\omega_{pq}$  来线性表示. □

**定义 1.2.1** 设  $V_1, \dots, V_k$  是  $k$  个  $\mathbb{F}$  上的向量空间, 若映照  $\omega(x_1, \dots, x_k): V_1 \times \dots \times V_k \rightarrow \mathbb{F}$  对每个分量都是线性的, 则  $\omega$  叫做一个  $k$ -线性型.  $V_1 \times \dots \times V_k$  上所有  $k$ -线性型集合关于通常的函数加法及乘量乘法构成  $\mathbb{F}$  上的向量空间, 称此空间为  $V_1 \times \dots \times V_k$  的  $k$ -线性型空间. 当  $V_1 = \dots = V_k = V$  时, 我们称  $V_1 \times \dots \times V_k$  上的  $k$ -线性型空间为  $V$  上  $k$ -线性型空间. 设  $\{x_{l_1}^{(1)}\}_{l_1 \in L_1}, \dots, \{x_{l_k}^{(k)}\}_{l_k \in L_k}$  分别为  $V_1, \dots, V_k$  的一组基, 那么任何一个  $V_1 \times \dots \times V_k$  上的  $k$ -线性型  $\omega$ , 它由这些  $(x_{l_1}^{(1)}, \dots, x_{l_k}^{(k)})$  所对应的值唯一确定. 由此得:

$\omega \xrightarrow{1-1 \text{ 对应}} |L_1| \cdots |L_k| \text{ 维乘量组}$ . 因此  $V_1 \times \dots \times V_k$  上的  $k$ -线性型空间的维数为  $(\dim V_1) \times \dots \times (\dim V_k)$ . 特别地,  $\{\omega_{(l_1, \dots, l_k)}\}$  为其中一组基, 其中  $\omega_{(l_1, \dots, l_k)}$  为满足下列条件的  $k$ -线性型:

$$\omega_{(l_1, \dots, l_k)}: (x_{j_1}^{(1)}, \dots, x_{j_k}^{(k)}) \rightarrow \begin{cases} 1, & \text{当 } (j_1, \dots, j_k) = (l_1, \dots, l_k) \text{ 时} \\ 0, & \text{否则} \end{cases}$$

对  $V$  上  $k$ -线性型空间, 容易想到置换的技巧应该能用上. 例如, 让  $S_k$  表  $k$  元置换集,  $\pi \in S_k, \omega$  为  $V$  上的一个  $k$ -线性型, 令

$$\pi\omega: (x_1, \dots, x_k) \rightarrow \omega(x_{\pi(1)}, \dots, x_{\pi(k)})$$

则有  $\pi\omega$  仍为  $V$  上的一个  $k$ -线性型. 由此引出:

**定义 1.2.2** 设  $\omega$  为  $V$  上的一个  $k$ -线性型. 若  $\forall \pi \in S_k$ , 均有  $\pi\omega = \omega$ . 则称  $\omega$  为一个

**对称  $k$ -线性型.**

$V$  上的所有对称  $k$ -线性型仍构成向量空间,它是  $V$  上  $k$ -线性型空间的子空间.从任何给定的  $V$  上  $k$ -线性型  $\omega$  出发,下列  $k$ -线性型总为一个对称  $k$ -线性型:  $\sum_{\pi \in S_k} \pi \omega$ .

在多重线性代数中,下列两种类型的  $k$ -线性型也是十分重要的.

(1)斜对称型

设  $\omega$  为  $V$  上的一个  $k$ -线性型.若对任何奇置换  $\pi$ ,均有:  $\pi \omega = -\omega$ ,则称  $\omega$  为斜对称的;任何给定的  $k$ -线性型  $\omega$ ,  $\sum_{\pi \in S_k} (\text{sgn} \pi) \pi \omega$  即为一个斜对称  $k$ -线性型,其中  $\text{sgn} \pi$  表示置换  $\pi$  的符号,即

$$\forall \pi \in S_k, \text{sgn} \pi = \begin{cases} 1, & \pi \text{ 为偶置换} \\ -1, & \pi \text{ 为奇置换} \end{cases}$$

(2)交错型

设  $\omega$  为  $V$  上的  $k$ -线性型.若  $\omega(x_1, \dots, x_k)$  满足:一旦有两个分量取值相等,则  $\omega(x_1, \dots, x_k)$  便取值为 0.此时称  $\omega$  为一个交错  $k$ -线性型.

交错型与斜对称型有如下关系:每个交错的  $k$ -线性型必为斜对称的;反之,当线性空间  $V$  的系数域  $\mathbb{F}$  的特征不为 2 时,每个斜对称的  $k$ -线性型也必为交错  $k$ -线性型.

下述定理表明:对一个  $n$  维向量空间  $V$  中的  $n$  个向量  $x_1, \dots, x_n, \{x_1, \dots, x_n\}$  的线性相关性可借助于  $V$  上的任何一个非零交错  $n$ -线性型  $\omega$  来判定.

**定理 1.2.2** 设  $\dim_{\mathbb{F}} V = n, x_1, \dots, x_n$  为  $V$  中的  $n$  个向量,  $\omega$  为一个  $V$  上的非零交错  $n$ -线性型,则:

(1)  $\{x_1, \dots, x_n\}$  为  $L.\text{ind.} \Leftrightarrow \omega(x_1, \dots, x_n) \neq 0$ .

(2) 若  $\omega'$  也为  $V$  上的一个非零交错  $n$ -线性型,则  $\omega$  与  $\omega'$  必线性相关.

**证明:** (1)  $\Rightarrow$   $\{x_1, \dots, x_n\}$  为  $L.\text{ind.}$ , 则  $\{x_1, \dots, x_n\}$  构成  $V$  的一组基.若  $\omega(x_1, \dots, x_n) = 0$ , 则  $\forall (y_1, \dots, y_n) \in \underbrace{V \times \dots \times V}_n$ , 将  $y_i$  写成  $x_1, \dots, x_n$  的线性组合, 展开  $\omega(y_1, \dots, y_n)$  后即得到 0, 这导致  $\omega = 0$ , 矛盾.

$\Leftarrow$  若  $x_1, \dots, x_n$  线性相关, 则不妨说  $x_1 = a_2 x_2 + \dots + a_n x_n$ , 于是  $\omega(a_2 x_2 + \dots + a_n x_n, x_2, \dots, x_n) = 0$ , 矛盾于  $\omega(x_1, \dots, x_n) \neq 0$ .

(2) 取  $\{e_1, \dots, e_n\}$  为  $V$  的一组基.  $\forall (y_1, \dots, y_n) \in \underbrace{V \times \dots \times V}_n$ , 有

$$(y_1, \dots, y_n) = (e_1, \dots, e_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$\omega(y_1, \dots, y_n) = \omega(e_1, \dots, e_n) \times$  某个  $\mathbb{F}$  的元  $c$ , 该  $c$  仅由  $\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$  决定; 同样地,

$\omega'(y_1, \dots, y_n) = \omega'(e_1, \dots, e_n) \times$  某个  $\mathbb{F}$  的元  $c'$ . 注意到  $c = c'$ , 而  $\omega(e_1, \dots, e_n)$  与  $\omega'(e_1,$

$\cdots, e_n)$  显然是线性相关的. 因此,  $\omega$  与  $\omega'$  线性相关. □

定理 1.2.2 中的(2)表明, 对  $n$  维向量空间  $V$  而言,  $V$  上的交错  $n$ -线性型构成的空间的维数  $\leq 1$ . 进一步, 我们还有:

**定理 1.2.3** 设  $\dim_{\mathbb{F}} V = n$ . 则

(1) 当  $k > n$  时,  $V$  上的交错  $k$ -线性型只有 1 个, 为 0;

(2)  $V$  上的交错  $n$ -线性型构成的空间是 1 维的.

**证明:** (1) 当  $k > n$  时, 任何  $k$  个向量  $x_1, \cdots, x_k$  均是线性相关, 从而  $V$  上的交错  $k$ -线性型均为 0.

(2) 当  $k = n$  时, 只需证明  $V$  上存在一个非零的交错  $k$ -线性型即可. 使用归纳法. 当  $n = 1$  时, 显然存在非零交错 1-线性型(事实上,  $V^*$  的任何一个非零元即是一例).

设  $n = l$  时, 存在一个非零交错  $l$ -线性型  $v$ . 则对  $n = l + 1$  时, 先对  $V$  的一个  $l$  维子空间  $W$  取其一非零交错  $l$ -线性型  $v$ , 将  $v(p_w(x_1), \cdots, p_w(x_l))$  仍记为  $v$ , 这里  $x_1, \cdots, x_l \in V, p_w$  表示  $V$  到  $W$  的一个投射, 此时  $v$  便为  $V$  上的一个交错  $l$ -线性型. 于是  $\exists$  向量  $x_1^0, \cdots, x_l^0 \in W \subseteq V$  使得  $v(x_1^0, \cdots, x_l^0) \neq 0$ . 再取  $x_{l+1}^0 \notin \text{span}\{x_1^0, \cdots, x_l^0\}$ , 于是空间  $\mathbb{F}x_{l+1}^0 + \text{span}\{x_1^0, \cdots, x_l^0\} = \mathbb{F}x_{l+1}^0 \oplus \text{span}\{x_1^0, \cdots, x_l^0\}$  即为空间  $V$ , 其中  $\{x_1^0, \cdots, x_l^0, x_{l+1}^0\}$  构成  $V$  的一组基, 这里利用了定理 1.2.2 中的(1).

在  $V$  的对偶基  $(x_1^0)^*, \cdots, (x_{l+1}^0)^*$  中, 令  $u = (x_{l+1}^0)^*$ , 则  $u$  为  $V$  到  $\mathbb{F}$  的线性函数且满足

$$\begin{cases} u(x_i^0) = \cdots = u(x_l^0) = 0 \\ u(x_{l+1}^0) \neq 0 \end{cases}$$

构造  $\omega(x_1, \cdots, x_l, x_{l+1})$  如下:

$$\omega(x_1, \cdots, x_l, x_{l+1}) = \left[ \sum_{i=1}^l (i, l+1)(v(x_1, \cdots, x_i, x_{l+1})) \right] - v(x_1, \cdots, x_l)u(x_{l+1})$$

其中  $v(x_1, \cdots, x_l)$  表示  $v(p_w(x_1), \cdots, p_w(x_l))$ ,  $x_1, \cdots, x_l, x_{l+1} \in V$ , 这里  $(i, l+1)$  表示对  $i$  与  $l+1$  进行互换, 则容易验证:

①  $\omega \neq 0$ , 且  $\omega$  为  $(l+1)$ -线性型;

② 设  $x_i = x_j$ , 则

$$\begin{aligned} & \omega(x_1, \cdots, x_i, \cdots, x_j, \cdots, x_{l+1}) \\ &= v(x_{l+1}, x_2, \cdots, x_i)u(x_1) + \cdots + v(x_1, \cdots, x_{l-1}, x_{l+1})u(x_i) - v(x_1, \cdots, x_l)u(x_{l+1}) \\ &= \begin{cases} 0 & i, j < l+1 \\ 0 & i, j \text{ 中有一个为 } l+1 \text{ 时} \end{cases} \end{aligned}$$

因此  $\omega$  为交错型. □

### 1.3 线性变换的表示阵

对线性空间  ${}_F V$  和  ${}_F W$ , 选定  $V$  的一组基  $\{\xi_1, \dots, \xi_m\}$  和  $W$  的一组基  $\{\eta_1, \dots, \eta_n\}$ , 则映照  $\phi: L(V, W) \rightarrow F^{n \times m}$  ( $\phi(\sigma) = [\sigma]$ , 其中  $[\sigma]$  由式子  $\sigma(\xi_1, \dots, \xi_m) = (\eta_1, \dots, \eta_n)[\sigma]$  唯一决定) 建立了  $L(V, W)$  到  $F^{n \times m}$  之间的一一对应, 通常称矩阵  $[\sigma]$  为  $\sigma$  在基  $\{\xi_1, \dots, \xi_m\}$  和  $\{\eta_1, \dots, \eta_n\}$  下的表示矩阵. 易知只要  $\sigma \tau$  有定义, 就有  $[\sigma \tau] = [\sigma][\tau]$ . 借助于线性变换的表示阵, 我们可将矩阵看成线性变换, 同时又可通过研究矩阵来研究线性变换. 因此, 可以说矩阵理论也就是向量空间的线性变换理论.

下面几个结论是显然的.

(1) 设  $\dim_F V = n, \sigma \in L(V, V)$ , 则  $\sigma$  为同构  $\Leftrightarrow \sigma$  为单射  $\Leftrightarrow \sigma$  为满射.

(2)  $\forall \sigma \in L(V, V)$ , 若  $\{\xi_1, \dots, \xi_m\}, \{\eta_1, \dots, \eta_m\}$  为  $V$  的两组基, 则  $\sigma$  在  $\{\xi_1, \dots, \xi_m\}$  下的表示阵与  $\sigma$  在  $\{\eta_1, \dots, \eta_m\}$  下的表示阵是相似矩阵, 这里  $\sigma$  在  $\{\xi_1, \dots, \xi_m\}$  下的表示阵是指通过  $\sigma(\xi_1, \dots, \xi_m) = (\xi_1, \dots, \xi_m)M$  所确定的矩阵  $M$ .

(3) 设  $\sigma \in L(V, V), \dim_F V = n$ . 若  $W$  是  $V$  的不变子空间, 则在适当选取  $V$  的基下,  $\sigma$  的表示阵可为  $\begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ 0 & A_4 \end{pmatrix}$  的形式, 其中  $A_1, A_4$  均为方阵.

(4)  $n$  阶方阵  $A$  可相似于对角块形式  $\begin{pmatrix} M \\ N \end{pmatrix}$  当且仅当将  $A$  看成  $n$  维向量空间  $V$  上的线性变换时有不变空间  $W_1$  和  $W_2$  满足  $V = W_1 \oplus W_2$ .

有时, 将矩阵看成线性变换后能有助于较方便地获得有关矩阵的相关结果, 如下述定理中的(3).

**定理 1.3.1** 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 则以下几条成立.

(1) 若秩  $A = \rho > 1$ , 则  $A$  可解为  $A = A_1 + \dots + A_\rho$ , 其中秩  $A_i = 1 (i = 1, 2, \dots, \rho)$ .

(2) 秩  $A \leq 1$  等价于  $A$  可写成  $A = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ , 其中  $\beta_i$  与  $\alpha_i$  均属于  $\mathbb{C} (i = 1, 2, \dots, n)$ .

(3)  $\exists$  可逆的  $P \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 使得  $(PA)^2 = PA$ .

证明: 让  $\{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  为  ${}_C V$  的一组基, 将  $A$  看成下列线性变换:

$$\sigma: V \rightarrow V$$

$$\sigma(\xi_1, \dots, \xi_n) = (\xi_1, \dots, \xi_n)A$$

(1) 秩  $A = \rho \Leftrightarrow \dim \sigma(V) = \rho \Rightarrow \sigma(V) = \text{span}\{\sigma x_1, \dots, \sigma x_\rho\}$ , 其中  $\{\sigma x_1, \dots, \sigma x_\rho\}$  为  $\text{Im } \sigma$  的一组基, 结果,  $\sigma(V) = \mathbb{C} \sigma x_1 \oplus \dots \oplus \mathbb{C} \sigma x_\rho$ . 考察映照:  $V \xrightarrow{\sigma} \sigma(V) \xrightarrow{\pi_i} \mathbb{C} \sigma x_i \xrightarrow{\lambda_i} V$ , 其中

$\pi_i$  为投射,  $\lambda_i$  为嵌入. 则  $\lambda_i \pi_i \sigma \in L(V, V)$ ,  $\sigma = \sum_{i=1}^{\rho} \lambda_i \pi_i \sigma$ , 注意到  $\lambda_i \pi_i \sigma$  是秩为 1 的线性变换, 因此  $A = \sum_{i=1}^{\rho} [\lambda_i \pi_i \sigma]$ , 如所愿.

(2)  $\Rightarrow$  当秩  $A = 0$  时,  $A = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} (0, \dots, 0)$ . 当秩  $A = 1$  时,  $A$  有分解,  $A = P \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} Q$ ,

其中  $P, Q$  可逆. 注意到  $P \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p_{11} & 0 \\ \vdots & \vdots \\ p_{n1} & 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} Q = \begin{pmatrix} q_{11} & \cdots & q_{1n} \\ 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$ . 故

$$A = \begin{pmatrix} p_{11} \\ \vdots \\ p_{n1} \end{pmatrix} (q_{11} \quad \cdots \quad q_{1n})$$

$\Leftarrow$  显然.

(3) 让  $R$  与  $N$  分别表示  $\sigma$  的象空间与零空间, 取  $R$  的基为  $\{x_1, \dots, x_\rho\}$ , 将其扩充为  $V$

的基  $\{x_1, \dots, x_\rho; x_{\rho+1}, \dots, x_n\}$ . 取  $\{y_1, \dots, y_\rho\}$  满足  $\begin{cases} \sigma(y_1) = x_1 \\ \vdots \\ \sigma(y_\rho) = x_\rho \end{cases}$ , 则  $y_1, \dots, y_\rho$  线性无关, 又

将  $\{y_1, \dots, y_\rho\}$  并上  $N$  的一组基  $\{y_{\rho+1}, \dots, y_n\}$  得  $V$  的基  $\{y_1, \dots, y_\rho; y_{\rho+1}, \dots, y_n\}$ . 令线性变换  $\tau$  为

$$\tau: V \rightarrow V, \tau(x_i) = y_i (i = 1, 2, \dots, n)$$

于是  $\tau$  为可逆的, 且

$$\tau\sigma(y_i) = y_i (i = 1, 2, \dots, \rho), \tau\sigma(y_j) = 0 (j = \rho + 1, \rho + 2, \dots, n)$$

因此  $(\tau\sigma)^2 = \tau\sigma$ . 令  $\tau$  在基  $\{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  下的表示阵为  $P$ , 则有  $(PA)^2 = PA$ . □

**定义 1.3.1** 设  $A \in L(V, V)$ , 其中  $V$  为域  $F$  上的有限维向量空间, 线性变换:

$$A': V^* \rightarrow V^*$$

$$y \rightarrow [A-, y] = y(A-)$$

称为  $A$  的伴随变换或对偶, 有时也简称为  $A$  的伴随.

显见,  $A$  的伴随  $A'$  有如下性质:  $\forall x \in V, \forall y \in V^*, [Ax, y] = [x, A'y]$ , 因此:  $A$  与  $A'$  之间可由下列式子将它们联系起来:

$$[A-, -] = [-, A'-]$$

进一步, 映射

$$\psi: L(V, V) \rightarrow L(V^*, V^*), A \rightarrow A'$$

实际上建立了  $L(V, V)$  到  $L(V^*, V^*)$  的一个反代数同构.

现假定  $\{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  为  $V$  的一组基,  $\{\xi_1^*, \dots, \xi_n^*\}$  为其对偶基. 由前面已知,  $A$  在  $\{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  下有表示阵  $A = (a_{ij})$ . 现在来考察  $A'$  在其基  $\{\xi_1^*, \dots, \xi_n^*\}$  下的表示阵  $[A']$ . 注意到



有等式:

$$A'(\xi_1^*, \dots, \xi_n^*) = (\xi_1^*, \dots, \xi_n^*)[A']$$

因此 $[A']$ 的 $(i, j)$ 位置元素为 $[\xi_i, A'\xi_j^*]$ .

但

$$\begin{aligned} [\xi_i, A'\xi_j^*] &= [A\xi_i, \xi_j^*] \\ &= [a_{1i}\xi_1 + \dots + a_{ni}\xi_n, \xi_j^*] \\ &= a_{ji} \end{aligned}$$

因此 $[A'] = A^T$ ( $A$ 的转置).

下面进一步给出几类重要的线性变换的表示矩阵.

(I)射影的表示阵

设 $V = M \oplus N$ ,  $P_M$ 为 $V$ 到 $M$ 的投射,  $P_M: V \xrightarrow{P_M} M \rightarrow V$ 称为沿 $N$ 到 $M$ 上的射影.

对于一个给定的 $E \in L(V, V)$ ,容易验证: $E$ 为某子空间上的射影 $\Leftrightarrow E^2 = E \Leftrightarrow (1 - E)^2 = (1 - E)$ .进一步,若 $E$ 是沿 $N$ 到 $M$ 上的射影,则 $M = \{x \in V \mid Ex = x\}$ ,  $N = \{x \in V \mid Ex = 0\} = \ker E$ ,而 $1 - E$ 为沿 $M$ 到 $N$ 上的射影.因此,任何一个射影的表示阵即为幂等阵;反之任何一个幂等阵也可看成一个射影.

(II)内积空间中共轭伴随的表示阵

所谓内积空间是指赋予了一个内积 $\langle \cdot, \cdot \rangle$ 的向量空间.对一个有限维向量空间 $V$ 而言,设 $M$ 为 $V$ 的子空间,通常满足 $M \oplus N = V$ 的子空间 $N$ 未必唯一.但 $V$ 为有限维内积空间时,满足 $M \oplus N = V$ 且 $N \perp M$ 的 $N$ 却只有1个,它就是 $M$ 的正交补 $M^\perp$ .现设 $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ 为 $n$ 维内积空间,  $A \in L(V, V)$ .通过令

$$\langle Ax, y \rangle = \langle x, A^* y \rangle, \text{对每个 } x \in V \text{ 成立}$$

来定义一个 $V$ 到 $V$ 的线性变换 $A^*$ ,注意:这里用到了Riese表示定理,从而使定义合理.该 $A^*$ 通常称为 $A$ 的共轭伴随.若 $A$ 在标准正交基 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 下的表示阵为 $A$ ,那么 $A^*$ 在 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 下的表示阵 $[A^*]$ 会是怎样呢?

事实上,  $A^*(e_1, \dots, e_n) = (e_1, \dots, e_n)[A^*] \Rightarrow [A^*]$ 的 $(i, j)$ 位置元素为 $\langle A^* e_j, e_i \rangle$ .

但

$$\begin{aligned} \langle A^* e_j, e_i \rangle &= \overline{\langle e_i, A^* e_j \rangle} \\ &= \overline{\langle Ae_i, e_j \rangle} \\ &= \overline{a_{1i}e_1 + \dots + a_{ni}e_n, e_j} \\ &= a_{ji} \end{aligned}$$

因此 $[A^*] = A^*$ (转置共轭).

对内积空间 $V$ 上的一个线性变换 $E$ ,若 $\exists M \leq V, \text{ s.t. } V = M \oplus M^\perp$ ,且 $E = P_M$ ,此时我们就称 $E$ 为 $M$ 上的一个垂直射影.直接验证可知,下列命题成立.

**命题 1.3.1** 设 $E$ 为有限维内积空间 $V$ 上的线性变换,则以下等价:

- (1)  $E$ 为垂直射影.
- (2)  $E = E^2 = E^*$ ; (2)'  $E$ 在 $V$ 的任何一组标正基下的表示阵均为自共轭幂等阵.

(3)  $E = E^2$ , 对  $\forall x \in V$ , 且  $\|Ex\| \leq \|x\|$ .

证明: (1)  $\Rightarrow$  (2)  $E = P_M$ , 其中  $M$  满足  $V = M \oplus M^\perp$ ,  $V \xrightarrow{P_M} M \rightarrow V$ .  $E$  的幂等性是显然的. 下证  $E = E^*$ . 取  $M$  的一组标正基拼上  $M^\perp$  的一组标正基得  $V$  的一组标正基  $\mathcal{B}$ . 则  $E$  在  $\mathcal{B}$  下的表示阵为  $\begin{pmatrix} I_r & \\ & 0 \end{pmatrix}$ , 进而  $E^*$  在  $\mathcal{B}$  下的表示阵为  $\begin{pmatrix} I_r & \\ & 0 \end{pmatrix}^* = \begin{pmatrix} I_r & \\ & 0 \end{pmatrix}$ , 从而  $E = E^*$ .

(2)  $\Rightarrow$  (1) 首先由  $E = E^2$  知  $E$  为射影. 于是  $V = \text{Im}E \oplus \ker E$ .  $\forall x \in \ker E, \forall y \in \text{Im}E$ ,  $y$  可表为  $y = Ez$ . 于是

$$\begin{aligned} \langle x, y \rangle &= \langle x, Ez \rangle \\ &= \langle x, E^* z \rangle \\ &= \langle Ex, z \rangle \\ &= \langle 0, z \rangle = 0 \end{aligned}$$

这表明  $\ker E \perp \text{Im}E$ . 因此  $E$  为垂直射影.

(1)  $\Rightarrow$  (3)  $\forall x \in V$ , 有

$$\begin{aligned} \|Ex\|^2 &= \langle Ex, Ex \rangle \\ &= \langle x, E^* Ex \rangle \\ &= \langle x, Ex \rangle \\ &\leq \|x\|^2 \|Ex\|^2 \end{aligned}$$

结果  $\|Ex\| \leq \|x\|$ .

(3)  $\Rightarrow$  (1) 由  $E = E^2$  得  $V = \text{Im}E \oplus \ker E$ . 下证  $\text{Im}E \perp \ker E$  即可. 为此, 将  $V$  写为  $V = (\ker E)^\perp \oplus \ker E$ . 于是  $\forall \alpha \in (\ker E)^\perp, E\alpha - \alpha \in \ker E$ , 进而  $E\alpha$  可写为  $E\alpha = \alpha + y$ , 其中  $y \in \ker E$  且  $\alpha \perp y$ . 结果

$$\|\alpha\|^2 \geq \|E\alpha\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|y\|^2$$

导致  $y = 0, (\ker E)^\perp \subseteq \text{Im}E$ . 由  $\dim \text{Im}E = \dim(\ker E)^\perp$  立即为:  $\text{Im}E = (\ker E)^\perp$ . □

关于幂等阵的组合, 给出如下两个命题.

**命题 1.3.2** 设  $\mathbb{F}$  表示数域.  $A, B \in \mathbb{F}^{n \times n}, A^2 = A, B^2 = B$ , 则

(1)  $A + B$  仍幂等  $\Leftrightarrow AB = BA = 0$ . 进一步  $A + B$  仍幂等时,  $\ker(A + B) = \ker A \cap \ker B$ ,  $\text{Im}(A + B) = \text{Im}A \oplus \text{Im}B$ .

(2)  $A - B$  仍幂等  $\Leftrightarrow AB = BA = B$ . 进一步  $A - B$  仍幂等时,  $\ker(A - B) = \ker A \oplus \text{Im}B$ ,  $\text{Im}(A - B) = \text{Im}A \cap \ker B$ .

(3) 若  $C = AB = BA$ , 则  $C$  仍幂等且  $\ker C = \ker A + \ker B, \text{Im}C = \text{Im}A \cap \text{Im}B$ .

证明: (1)  $(A + B)^2 = A + B \Rightarrow A^2 + AB + BA + B^2 = A + B \Rightarrow AB = -BA$ . 因此有  $AB = AAB = -ABA$  及  $ABA = -BAA = -BA$  同时成立. 这表明  $AB = BA$ , 故此时  $AB = BA = 0$ . 反之显然. 当  $A + B$  幂等时, 有

$$\ker(A + B) = \{x \in \mathbb{F}^{n \times 1} \mid (A + B)x = 0\}$$

$$= \{x \in \mathbb{F}^{n \times 1} \mid Ax = -Bx\}$$

由  $Ax = -Bx$  导致  $\begin{cases} A^2x = -ABx = 0 \\ B^2x = 0 \end{cases}$  即  $\begin{cases} Ax = 0 \\ Bx = 0 \end{cases}$ . 因此  $\ker(A+B) = \ker A \cap \ker B$ . 易知

此时  $\operatorname{Im}(A+B) = \operatorname{Im}A \oplus \operatorname{Im}B$ .

(2) 考虑  $I - (A - B)$  即可.

(3)  $\forall x \in \ker C, ABx = 0 \Rightarrow Bx \in \ker A$ . 注意到  $x = Bx + (I - B)x$ , 因此  $\ker C \subseteq \ker A + \ker B$ ,  $\ker A + \ker B \subseteq \ker C$  是显然的, 因此  $\ker C = \ker A + \ker B$ . 易知  $\operatorname{Im}C = \operatorname{Im}A \cap \operatorname{Im}B$ . □

**命题 1.3.3** 设  $A_1, \dots, A_n$  均为自共轭幂等  $n$  阶方阵, 则  $A_1 + \dots + A_n$  仍为幂等阵  $\Leftrightarrow A_i A_j = 0$  对任意的  $i \neq j$ .

**证明:**  $\Rightarrow$  将  $A_1 + \dots + A_n$  分别看成垂直射影, 且假定  $A = A_1 + \dots + A_n$  仍是垂直射影.  $\forall x \in \operatorname{Im}A_i$ , 有

$$\begin{aligned} \|x\|^2 &\geq \|Ax\|^2 = \langle Ax, Ax \rangle = \langle A^* Ax, x \rangle \\ &= \langle \sum_j A_j x, x \rangle = \sum_j \langle A_j^2 x, x \rangle \\ &= \sum_j \|A_j x\|^2 \geq \|A_i x\|^2 \\ &= \|x\|^2 \end{aligned}$$

结果  $A_j x = 0$  ( $j \neq i$  时), 也就是  $A_j A_i = 0$  对  $i \neq j$ .

$\Leftarrow$  显然. □

**命题 1.3.4** 设  $A, B$  均为自共轭阵, 记号  $A \leq B$  表示  $B - A$  为半正定阵. 若  $A, B$  均为自共轭幂等阵, 则有以下几条等价:

- (1)  $A \leq B$ ;
- (2)  $\forall x \in \mathbb{C}^{n \times 1}$  有  $\|Ax\| \leq \|Bx\|$ ;
- (3)  $\operatorname{Im}A \subseteq \operatorname{Im}B$ ;
- (4)  $BA = A$ ;
- (5)  $AB = A$ .

**证明:** (1)  $\Rightarrow$  (2)  $0 \leq \langle (B - A)x, x \rangle = \langle Bx, x \rangle - \langle Ax, x \rangle = \|Bx\|^2 - \|Ax\|^2$ .

(2)  $\Rightarrow$  (3) 任取  $x \in \operatorname{Im}A, \|x\| = \|Ax\| \leq \|Bx\| \leq \|x\|$ , 从而  $\|Bx\| = \|x\|$ , 再由  $B$  为自共轭幂等导致  $x \in \operatorname{Im}B$ .

(3)  $\Rightarrow$  (4) 显然.

(4)  $\Leftrightarrow$  (5) 两边取转置共轭即可.

(4)  $\Rightarrow$  (1)  $\langle (B - A)x, x \rangle = \langle B(I - A)x, x \rangle$ . 由  $B(I - A) = (I - A)B$  知  $B(I - A)$  仍是幂等自共轭阵, 故  $\langle (B - A)x, x \rangle = \langle B(I - A)x, B(I - A)x \rangle \geq 0$ , 即有  $B \geq A$ . □

## (III) 保距变换的表示阵

对内积空间  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ , 有一种特殊的线性变换——保距变换, 它被定义为:  $\forall x, y \in V$  均有  $\|Ux - Uy\| = \|x - y\|$  的线性变换  $U$ , 这里  $\|\cdot\|$  为通常的欧几里得范数. 由于下列几条等价:

- (1)  $U$  为保距变换;
- (2)  $U^*U = 1$ ;
- (3)  $\langle Ux, Uy \rangle = \langle x, y \rangle, \forall x, y \in V$ ;
- (4)  $\|Ux\| = \|x\|, \forall x \in V$ ;
- (5)  $U$  将标正基变换为标正基.

因此, 当内积空间为欧氏空间时,  $U$  在任何一组标正基下的表示阵为正交阵; 当内积空间为酉空间时,  $U$  在任何标正基下的表示阵为酉矩阵. 下面给出正交阵的标准型, 关于酉矩阵标准型的相关结果在下一章的定理 2.3.3 中给出. 为了给出实正交阵的标准型, 先来介绍实向量空间的复化空间的有关知识.

让  $V$  为实向量空间, 定义集合  $V^+$  为

$$V^+ = V + iV = \{\alpha + i\beta \mid \alpha, \beta \in V, i \text{ 为未定元}, i^2 = -1\}$$

进一步定义复数与  $V^+$  中元之间的纯量乘法如下:

$$(a + bi)(\alpha + i\beta) = (a\alpha - b\beta) + i(b\alpha + a\beta), \text{ 对 } \forall a + bi \in \mathbb{C} \text{ 和 } \forall \alpha + i\beta \in V^+$$

容易知道, 此  $V^+$  构成  $\mathbb{C}$  上的一个向量空间, 该空间便称为  $_{\mathbb{R}}V$  的复化空间.  $_{\mathbb{R}}V$  的复化空间  $_{\mathbb{C}}V^+$  有如下性质:

- (1)  $_{\mathbb{R}}V^+ = _{\mathbb{R}}V \oplus _{\mathbb{R}}(iV)$ ;
- (2) 若  $\{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  为  $_{\mathbb{R}}V$  中的一个线性无关向量集, 则  $\{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  在  $_{\mathbb{C}}V^+$  中也为关于  $\mathbb{C}$  的线性无关向量集, 因此不难发现  $\dim_{\mathbb{R}}V = \dim_{\mathbb{C}}V^+$ .

现将  $_{\mathbb{R}}V$  中的每个线性变换  $A$ , 按如下方式扩展为  $_{\mathbb{C}}V^+$  中的线性变换  $A^+$ :

$$\begin{aligned} A^+ : _{\mathbb{C}}V^+ &\rightarrow _{\mathbb{C}}V^+ \\ \alpha + i\beta &\rightarrow A\alpha + iA\beta \end{aligned}$$

则有映照  $\Gamma: L(_{\mathbb{R}}V, _{\mathbb{R}}V) \rightarrow L(_{\mathbb{C}}V^+, _{\mathbb{C}}V^+)$  ( $A \rightarrow A^+$ ) 保持加法、乘法以及关于实数的纯量乘法. 倘若  $A$  在  $_{\mathbb{R}}V$  的某基  $\{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  下的表示阵为  $A$ , 则有  $A^+$  在  $\{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  下的表示阵也为  $A$ . 对实向量空间进行复化, 一个直接的应用是, 我们能轻易地证得如下结论:

**定理 1.3.2**  $n$  维实向量空间  $V$  中的每一个线性变换  $A$ , 都有一个维数等于 1 或 2 的子空间作为  $A$  的不变子空间.

**证明:** 设  $A^+$  的一个特征值为  $x + iy$ , 相应于此特征值的一个特征向量是  $\alpha + i\beta$ , 则由

$$\begin{aligned} A(\alpha + i\beta) &= A^+(\alpha + i\beta) = (x + iy)(\alpha + i\beta) \\ &= (x\alpha - y\beta) + i(x\beta + y\alpha) \end{aligned}$$

得:

$$\begin{cases} A\alpha = x\alpha - y\beta \\ A\beta = x\beta + y\alpha \end{cases}$$

因此,  $\text{span}\{\alpha, \beta\}$  作为  $_{\mathbb{R}}V$  的子空间是  $A$  的不变子空间. □

当被复化的实向量空间为欧氏空间  $\langle V, \langle \cdot, \cdot \rangle \rangle$  时,  ${}_cV^+$  还可通过引进下列内积, 从而使之成为酉空间:  $\langle \alpha_1 + i\beta_1, \alpha_2 + i\beta_2 \rangle = \langle \alpha_1, \alpha_2 \rangle + \langle \beta_1, \beta_2 \rangle + i(\langle \beta_1, \alpha_2 \rangle - \langle \alpha_1, \beta_2 \rangle)$ , 其中  $\alpha_1, \beta_1, \alpha_2, \beta_2 \in V$ . 此时,  $\| \alpha + i\beta \|^2 = \| \alpha \|^2 + \| \beta \|^2$  对任何  $\alpha, \beta \in V$  皆成立.

有了以上知识, 现着手研究正交矩阵的标准型问题. 设  $U$  为  $n$  阶实正交阵. 我们考察  $n$  维实内积空间  $V$  相应于  $U$  的正交变换  $\mathcal{U}$ . 将  $V$  复化为酉空间  ${}_cV^+ = V + iV$ , 同时也将  $\mathcal{U}$  复化为  $\mathcal{U}^+$ , 则有  $\mathcal{U}^+$  仍为酉变换. 稍作推导即知,  $\mathcal{U}^+$  还有以下性质:

(1)  $\mathcal{U}^+$  的非实特征值必共轭成对出现. 若用  $(V^+)_{\lambda}$  表示  $\mathcal{U}^+$  关于  $\lambda$  的特征子空间, 则映照  $\psi: (V^+)_{\lambda} \rightarrow (V^+)_{\bar{\lambda}}, v \rightarrow \bar{v}$  为一一对应.

(2)  $\mathcal{U}^+$  的酉性保证了  $\mathcal{U}^+$  的任两个互异特征子空间相互垂直. 进一步, 当特征值  $\lambda$  不为实数时, 若  $\alpha + i\beta \in (V^+)_{\lambda}$ , 则由  $\overline{\alpha + i\beta} = \alpha - i\beta \in (V^+)_{\bar{\lambda}}$  及  $\langle \alpha + i\beta, \alpha + i\beta \rangle = 0$  得:

$$\begin{cases} \alpha \perp \beta \\ \| \alpha \| = \| \beta \| = \frac{1}{\sqrt{2}} \| \alpha + i\beta \| \end{cases}$$

因此, 若  $\{ \eta_1 = \alpha_1 + i\beta_1, \dots, \eta_k = \alpha_k + i\beta_k \}$  为  $(V^+)_{\lambda}$  的标正基, 则  $\{ \bar{\eta}_1, \dots, \bar{\eta}_k \}$  为  $(V^+)_{\bar{\lambda}}$  的标正基, 进而  $\{ \sqrt{2}\alpha_1, \dots, \sqrt{2}\alpha_k \} \cup \{ \sqrt{2}\beta_1, \dots, \sqrt{2}\beta_k \}$  为  $V$  中一个标准正交系.

(3)  $\mathcal{U}^+$  的特征值均坐落在单位圆周上. 若用  $V_1$  表示  $\mathcal{U}$  关于 1 的  $V$  的特征子空间及  $Y_1$  为  $V_1$  的一组标正基;  $V_{-1}$  表示  $\mathcal{U}$  关于 -1 的  $V$  的特征子空间及  $Y_{-1}$  为  $V_{-1}$  的一组标正基, 则由于

$$\begin{cases} (V^+)_{1} = V_1 + iV_1 \\ (V^+)_{-1} = V_{-1} + iV_{-1} \end{cases}$$

得:  $Y_1, Y_{-1}$  分别也是  $(V^+)_{1}$  及  $(V^+)_{-1}$  的标正基.

综上所述有:

$$V^+ = (V^+)_{1} \oplus (V^+)_{-1} \oplus \overbrace{(V^+)_{\lambda_1} \oplus (V^+)_{\bar{\lambda}_1}} \oplus \dots \oplus \overbrace{(V^+)_{\lambda_l} \oplus (V^+)_{\bar{\lambda}_l}}$$

$$\begin{array}{ccccccc} \text{取 } V_1 \text{ 的} \downarrow \text{标正基} & \dots & \text{取标} \downarrow \text{正基} & & \dots & & \\ Y_1 & \dots & \begin{cases} \eta_{\lambda_1 1} = \alpha_{\lambda_1 1} + i\beta_{\lambda_1 1} \\ \eta_{\lambda_1 k_1} = \alpha_{\lambda_1 k_1} + i\beta_{\lambda_1 k_1} \end{cases} & & \dots & & \end{array}$$

则有:

$$\begin{aligned} & Y_1 \cup Y_{-1} \cup \{ \sqrt{2}\alpha_{\lambda_1 1}, \dots, \sqrt{2}\alpha_{\lambda_1 k_1} \} \cup \{ \sqrt{2}\beta_{\lambda_1 1}, \dots, \sqrt{2}\beta_{\lambda_1 k_1} \} \cup \dots \\ & \cup \{ \sqrt{2}\alpha_{\lambda_l 1}, \dots, \sqrt{2}\alpha_{\lambda_l k_l} \} \cup \{ \sqrt{2}\beta_{\lambda_l 1}, \dots, \sqrt{2}\beta_{\lambda_l k_l} \} \end{aligned}$$

构成  $V$  的一组标正基,  $\mathcal{U}$  在基:

$$Y_1 \cup Y_{-1} \cup \{ \sqrt{2}\alpha_{\lambda_1 1}, \sqrt{2}\beta_{\lambda_1 1}; \dots; \sqrt{2}\alpha_{\lambda_1 k_1}, \sqrt{2}\beta_{\lambda_1 k_1} \} \cup \dots \cup \{ \sqrt{2}\alpha_{\lambda_l 1}, \sqrt{2}\beta_{\lambda_l 1}; \dots; \sqrt{2}\alpha_{\lambda_l k_l}, \sqrt{2}\beta_{\lambda_l k_l} \}$$

下的表示阵为



阵之和,  $B$  可分解为  $s$  个秩为 1 的半正定阵之和.

因此, 只须对两个秩为 1 的半正定阵证明其 Hadamard 积仍为半正定阵即可. 故不妨设秩  $A = 1$ , 秩  $B = 1$ .

由定理 1.3.3 知:

$$A = (a_{ij}) = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} (\bar{\beta}_1 \quad \cdots \quad \bar{\beta}_n)$$

$$B = (b_{ij}) = \begin{pmatrix} \gamma_1 \\ \vdots \\ \gamma_n \end{pmatrix} (\bar{\gamma}_1 \quad \cdots \quad \bar{\gamma}_n)$$

$$a_{ij} \cdot b_{ij} = \beta_i \bar{\beta}_j \cdot \gamma_i \bar{\gamma}_j = \beta_i \gamma_i \overline{\beta_j \gamma_j}$$

结果,  $A \cdot B = (a_{ij} \cdot b_{ij}) = \begin{pmatrix} \beta_1 \gamma_1 \\ \vdots \\ \beta_n \gamma_n \end{pmatrix} (\overline{\beta_1 \gamma_1} \quad \cdots \quad \overline{\beta_n \gamma_n})$  为半正定阵.

□

## 习题一

1. 任给单位向量  $\omega \in \mathbb{C}^{n \times 1}$ ,  $\|\omega\| = 1$ , 矩阵  $H(\omega) = I_n - 2\omega\omega^*$  称为一个初等 Householder 阵或 Householder 变换阵. 证明初等 Householder 阵具有下列性质:

(1)  $H(\omega)$  为自共轭酉阵, 行列式为  $-1$ ;

(2)  $\forall \alpha, \beta \in \mathbb{C}^{n \times 1} (n > 1)$ , 存在  $n$  阶 Householder 阵  $H(\omega)$  使  $H(\omega)\alpha = \beta$  的充要条件是等式组  $\begin{cases} \alpha^* \alpha = \beta^* \beta \\ \alpha^* \beta = \beta^* \alpha \end{cases}$  成立.

2. 设  $\alpha \in \mathbb{C}^n$ . 证明: 存在 Householder 阵  $H(\omega)$  使得  $H(\omega)\alpha = a \cdot e_1$ , 其中  $a \in \mathbb{C}$ ,  $e_1 = (1, 0, \dots, 0)^T \in \mathbb{C}^{n \times 1}$ .

3. 设  $A, B, C$  是  $n$  阶复方阵, 满足  $CAA^* = BAA^*$ , 证明  $CA = BA$ .

4. 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 证明 Hadamard 不等式:  $|\det A|^2 \leq \prod_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2$ .

5. 设  $U$  为酉阵,  $A = \begin{pmatrix} a_1 & & \\ & \ddots & \\ & & a_n \end{pmatrix}$ . 证明:  $UA$  的特征值  $\mu$  满足  $m \leq |\mu| \leq M$ , 其中  $m = \min_{1 \leq i \leq n} |a_i|$ ,  $M = \max_{1 \leq i \leq n} |a_i|$ .

6. 证明: 复数域上每个正规矩阵  $A = (a_{ij})$  至少有一个特征值  $\lambda_i$  满足  $|\lambda_i| \geq \max_{i,j} |a_{ij}|$ .

7. 证明: 每个交错的  $k$ -线性型必为斜对称的; 反之, 当线性空间  $V$  的系数域  $F$  的特

征不为2时,每个斜对称的  $k$ -线性型也必为交错  $k$ -线性型.

8. 设  $B$  是正定矩阵,  $A$  为与  $B$  同阶的矩阵. 若有  $\alpha \neq 0$  满足  $A\alpha = \lambda B\alpha$ , 则称  $\lambda$  是  $A$  关于  $B$  的相应特征值,  $\alpha$  是使  $A$  关于  $B$  的相应于  $\lambda$  的相对特征向量. 试证明: 当  $A$  是 Hermite 矩阵时,  $A$  关于  $B$  的相应特征值为实数且相应的相对特征向量可组成完全集.

9. 设  $B$  是实正定矩阵,  $S$  是实反对称矩阵. 证明  $\det(B + S) \geq \det B$ .

10. 设  $G$  是  $\mathbb{R}$  上  $n$  阶非奇异矩阵全体,  $H$  是由  $n$  阶对称矩阵组成的  $G$  的乘法子群. 证明存在  $H$  中所有矩阵共有的非零特征向量.

11. 设  $B$  是实正交正定矩阵, 则  $B = I$ .

12. 设  $n$  个不全为0的实常数为  $a_1, a_2, \dots, a_n$ . 求  $n^2$  个未知数  $x_{jk}$  ( $j, k = 1, 2, \dots, n$ ) 的如下线性方程组的解空间:  $x_{jk}a_i a_l - x_{jl}a_i a_k = 0$  ( $i, j, l, k = 1, 2, \dots, n$ ).

13. 证明: 酉空间中两个可换的酉算子有公共特征向量组成的标正基.



## 第 2 章 矩阵分解

给定  $m \times n$  阶矩阵  $A$ ,  $A$  可化为  $A = P \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} Q$ , 其中  $r = \text{rank} A$ ,  $P, Q$  皆可逆. 显然  $A$  还可以写成  $A = P \begin{pmatrix} I_r \\ 0 \end{pmatrix} (I_r \ 0) Q$ . 让  $P$  的前  $r$  列记为  $G$ ,  $Q$  的前  $r$  行记为  $H$ , 于是  $A = GH$ ,  $GH$  便是我们熟知的满秩分解, 它是众多矩阵分解中的一种. 综观矩阵代数, 矩阵分解是解剖矩阵结构的重要手段之一, 其本质是, 通过建立相应的矩阵分解, 从而使某些问题得以简化和分解, 进而更加清晰地获取矩阵的相关特性. 本章主要讲述几种常见而又重要的矩阵分解, 他们中有些在矩阵计算中发挥重要的作用, 有些则在理论证明中扮演着关键的角色.

### 2.1 Jordan 分解与 Frobenius 分解

矩阵的 Jordan 分解定理在某种意义上可看成是矩阵分解理论的制高点, 其定理内容如下:

**定理 2.1.1** 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 则存在可逆矩阵  $T \in \mathbb{C}^{n \times n}$  使得

$$A = TJT^{-1}$$

$$\text{其中 } J = \begin{pmatrix} J_{n_1}(\lambda_1) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{n_k}(\lambda_k) \end{pmatrix}, J_{n_i}(\lambda_i) = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{pmatrix}_{n_i \times n_i}, n_1 + \cdots + n_k = n,$$

$\lambda_1, \dots, \lambda_k$  可以相同, 也可以不同. 进一步,  $J$  除了若当块顺序外是唯一的.

一般地, 称  $A = TJT^{-1}$  为  $A$  的 **Jordan 分解**,  $J$  是  $A$  的 **Jordan 标准型**. 该定理的证明可以有多种途径:

**途径一:** 使用  $\lambda$ -阵理论.

设  $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 则在  $\mathbb{C}$  上有:

$A \sim B \Leftrightarrow \lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  在  $\mathbb{C}$  上等价;

$\Leftrightarrow A$  与  $B$  有相同的不变因子组;

$\Leftrightarrow \lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  有相同的行列式因子组;

$\Leftrightarrow$  在  $\mathbb{C}$  上  $A$  与  $B$  有相同的初等因子组.