

## §1.2 线性变换及其矩阵表示

**定义:**  $T$  称为由  $V^n$  到  $V^m$  的**变换 (映射)**, 如果  $T$  将  $V^n$  中的向量映射到  $V^m$  中的向量, 写作

$$T: \alpha \in V^n \rightarrow \beta = T\alpha \in V^m$$

其中  $\beta$  为  $\alpha$  在  $T$  下的**像**,  $\alpha$  称为  $\beta$  的**原像**.

变换的例子

- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \rightarrow \beta = (0, x_2)^T \in \mathbb{R}^2$
- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \rightarrow \beta = (2x_1, 2x_2)^T \in \mathbb{R}^2$
- $T: \alpha = p(t) \in \mathbf{P}(t) \rightarrow \beta = (p(t))^2 \in \mathbf{P}(t)$

# 线性变换

**定义:**  $T$  为由  $V^n$  到  $V^m$  的变换, 如果对于任意的  $k \in F, \alpha, \beta \in V^n$ , 都有

$$T(\alpha + \beta) = T\alpha + T\beta, \quad T(k\alpha) = kT\alpha,$$

即变换  $T$  与线性运算可交换, 则  $T$  是线性变换.

特别的, 当  $T$  是  $V^n$  到自身的一个线性变换, 则称  $T$  是  $V^n$  的线性变换.

例 1. 给定  $A \in F^{m \times n}$ , 定义由  $V^n$  到  $V^m$  的变换  $T$  为

$$T: x \in F^n \rightarrow y = Ax \in F^m.$$

由矩阵运算的性质得知, 易证  $T$  是一个线性变换.

例 2. 给定  $P \in F^{m \times m}$  和  $Q \in F^{n \times n}$ , 定义由  $V^n$  到  $V^m$  的变换  $T$  为

$$T: X \in F^{m \times n} \rightarrow Y = PXQ \in F^{m \times n}.$$

由矩阵运算的性质得知, 易证  $T$  是一个线性变换.

例 3. 对于  $\mathbf{P}_n(t)$  中的多项式求导运算  $\frac{d}{dt}$ , 记为  $D$ , 即

$$Dp(t) = \frac{d}{dt}p(t), \quad p(t) \in \mathbf{P}_n(t)$$

因求导运算和线性运算可以交换顺序, 可知  $D$  是  $\mathbf{P}_n(t)$  的一个线性变换.

例 4.  $V$  的

- 恒等变换  $I: I\alpha = \alpha \forall \alpha \in V$
- 零变换  $O: O\alpha = 0, \forall \alpha \in V$

都是  $V$  的线性变换.

## 线性变换的一些简单性质:

- (1).  $O\alpha = 0, \forall \alpha \in V$ .  
 $T0 = 0, T(-\alpha) = -T\alpha, \forall \alpha \in V$ .
- (2).  $T(\sum_{i=1}^r k_i \alpha_i) = \sum_{i=1}^r k_i T\alpha_i$ , 即任意一组向量的线性组合的像, 等于它们的像的线性组合.
- (3). 一组线性相关的向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ , 它们在  $T$  下的像  $T\alpha_1, T\alpha_2, \dots, T\alpha_r$  也线性相关.  
注意: 线性无关的一组向量在  $T$  下的像可能是线性相关的, 例如零变换把线性无关的向量都映射为零向量.

# 线性变换的矩阵表示

设  $T$  是  $V^n$  到  $V^m$  的线性变换, 在  $V^n$  和  $V^m$  中分别取基  $\mathcal{B}_\alpha = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$

和  $\mathcal{B}_\beta = \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m\}$ , 则  $\alpha_j$  的像  $T\alpha_j$  ( $1 \leq j \leq n$ ) 可由基  $\mathcal{B}_\beta$  唯一线性表出:

$$T\alpha_j = \sum_{i=1}^m \beta_i a_{ij} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}.$$

将  $T\alpha_j$  按  $j = 1, 2, \dots, n$  的顺序排列, 则有

$$(T\alpha_1, \dots, T\alpha_n) = (\beta_1, \dots, \beta_m) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}.$$

令  $T\mathcal{B}_\alpha := (T\alpha_1, T\alpha_2, \dots, T\alpha_n)$ , 则上式可简写为

$$T\mathcal{B}_\alpha = \mathcal{B}_\beta A$$

则这称为**线性变换  $T$  的矩阵表示**, 其中  $A$  称为  $T$  在基偶  $\{\mathcal{B}_\alpha, \mathcal{B}_\beta\}$  下的矩阵.

特别的, 若  $V^n = V^m$  且  $\mathcal{B}_\alpha = \mathcal{B}_\beta$ , 则  $T\mathcal{B}_\alpha = \mathcal{B}_\alpha A$ , 此时称  $n$  阶方阵  $A$  为  $T$  在基  $\mathcal{B}_\alpha$  下的矩阵.

例 5. 求  $\mathbf{P}_n(t)$  的线性变换  $D = \frac{d}{dt}$  在基  $\mathcal{B} = \{1, t, \dots, t^n\}$  下的矩阵.

解: 由  $D\mathcal{B} = \mathcal{B}A$ , 其中  $D\mathcal{B} = (0, 1, 2t, \dots, nt^{n-1})$ ,  
即  $D\mathcal{B} = (0, 1, 2t, \dots, nt^{n-1}) = (1, t, t^2, \dots, t^n)A$ ,  
由  $jt^{j-1} = \sum_{i=1}^n a_{ij}t^i$ , 知  $a_{j-1,j} = j$  而其他  $a_{ij}$  为零.

可得  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & n \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}.$



例 6 求  $\mathbf{P}_2(t)$  到  $\mathbf{P}_3(t)$  的线性变换  $J$

$$J(p(t)) = \int_0^t p(t) dt$$

基偶  $\{\mathcal{B}_1 = \{1, t, t^2\}, \mathcal{B}_2 = \{1, t, \frac{t^2}{2}, \frac{t^3}{3}\}\}$  下的矩阵.

解: 由  $J\mathcal{B}_1 = \mathcal{B}_2 A$ , 其中  $J\mathcal{B}_1 = (t, \frac{t^2}{2}, \frac{t^3}{3})$ , 即

$$J\mathcal{B}_1 = (t, \frac{t^2}{2}, \frac{t^3}{3}) = (1, t, \frac{t^2}{2}, \frac{t^3}{3}) A,$$

可得  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$

由  $T$  的矩阵表示, 确定  $T$  的像的坐标:

设  $\alpha \in V^n$ , 则可由  $B_\alpha$  线性表出,

$$\alpha = \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i = B_\alpha x$$

即  $\alpha$  在  $B_\alpha$  下的坐标为  $x$ . 对于线性变换  $T$ ,

$$T\alpha = \sum_{i=1}^n x_i T\alpha_i = TB_\alpha x$$

将  $TB_\alpha$  用  $V^n$  的基  $B_\beta$  表出, 若  $TB_\alpha = B_\beta A$ , 则

$$T\alpha = B_\beta Ax,$$

即  $T\alpha$  在  $B_\beta$  下的坐标为  $Ax$ .

**定理:** 设  $B_\alpha = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$  和  $B_\beta = \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n\}$  分别是  $V^n$  和  $V^m$  的基, 对于给定的  $m \times n$  矩阵  $A = [a_{ij}]$ , 则存在唯一的从  $V^n$  到  $V^m$  的线性变换  $T$ , 使得它在  $\{B_\alpha, B_\beta\}$  下的矩阵是  $A$ , 即  $TB_\alpha = B_\beta A$ .

**证明:** 先证明线性变换  $T$  的存在性.

对于任意  $\alpha \in V^n$ , 设其在基  $B_\alpha$  下的坐标为  $x$ , 即  $\alpha = B_\alpha x$ . 现定义变换  $T$  将  $\alpha$  映为  $B_\beta Ax$ , 即

$$T: \alpha = B_\alpha x \rightarrow \beta = B_\beta Ax$$

我们仍需验证  $T$  是线性变换.

**证明 (续):** 验证  $T$  是线性变换.

设  $V^n$  中的  $\alpha = \mathcal{B}_\alpha x$  和  $\gamma = \mathcal{B}_\alpha z$ , 而  $k, l \in F$ , 则

$$\begin{aligned} T(k\alpha + l\gamma) &= T(k\mathcal{B}_\alpha x + l\mathcal{B}_\alpha z) \\ &= T(\mathcal{B}_\alpha(kx + lz)) \\ &= \mathcal{B}_\beta A(kx + lz) \\ &= k\mathcal{B}_\beta Ax + l\mathcal{B}_\beta Az \\ &= kT(\mathcal{B}_\alpha x) + lT(\mathcal{B}_\alpha z) \\ &= kT\alpha + lT\gamma \end{aligned}$$

则  $T$  是线性变换, 且由  $T$  定义易得  $T\mathcal{B}_\alpha = \mathcal{B}_\beta A$ .

**证明 (续):** 再证明线性变换  $T$  的唯一性.

如果存在两个线性变换  $T_1$  和  $T_2$ , 满足

$$T_1 \mathcal{B}_\alpha = T_2 \mathcal{B}_\alpha = \mathcal{B}_\beta A.$$

那么线性变换  $\tilde{T} = T_1 - T_2$  满足对于某个  $\tilde{A}$  有

$$\tilde{T} \mathcal{B}_\alpha = \{0, 0, \dots, 0\} = \mathcal{B}_\beta \tilde{A}$$

这里  $\tilde{A}$  只能为零, 即  $\tilde{T}$  将任何向量映为 0. 从而

$$T_1 \alpha = (T_2 + \tilde{T}) \alpha = T_2 \alpha + \tilde{T} \alpha = T_2 \alpha$$

对于任意  $\alpha$  成立, 因此映射唯一.

$V^n$  到  $V^m$  的线性变换  $T$ , 在给定的基偶  $\{B_\alpha, B_\beta\}$  下, 对应一个矩阵  $A$ . 反之, 对于同样的空间和基偶, 如果给定矩阵  $A$ , 则对应一个线性变换  $T$ .

接下来的问题:

- 如果取  $V^n$  和  $V^m$  的另一组基  $\{B_{\alpha'}, B_{\beta'}\}$ , 那么  $T$  对应另外一个矩阵  $B$ , 那么矩阵  $A$  和  $B$  之间有什么关系?
- 怎样选取  $V^n$  和  $V^m$  的基, 使得  $T$  的矩阵表示尽可能简单?

设  $n$  阶方阵  $P$  是基  $\mathcal{B}_\alpha$  到  $\mathcal{B}_{\alpha'}$  的变换矩阵, 而  $n$  阶方阵  $Q$  是基  $\mathcal{B}_\beta$  到  $\mathcal{B}_{\beta'}$  的变换矩阵,  $m \times n$  矩阵  $A, B$  分别是  $T$  在基偶  $\{\mathcal{B}_\alpha, \mathcal{B}_\beta\}$  和  $\{\mathcal{B}_{\alpha'}, \mathcal{B}_{\beta'}\}$  下的矩阵, 那么由关系式

$$\begin{aligned}\mathcal{B}_{\alpha'} &= \mathcal{B}_\alpha P, & \mathcal{B}_{\beta'} &= \mathcal{B}_\beta Q, \\ T\mathcal{B}_\alpha &= \mathcal{B}_\beta A, & T\mathcal{B}_{\alpha'} &= \mathcal{B}_{\beta'} B\end{aligned}$$

可以推出  $\mathcal{B}_\beta AP = T\mathcal{B}_\alpha P = T\mathcal{B}_{\alpha'} = \mathcal{B}_{\beta'} B = \mathcal{B}_\beta QB$

$$\mathcal{B}_\beta (AP - QB) = 0$$

因  $\mathcal{B}_\beta$  是基, 则  $AP = QB, A = QBP^{-1}, B = Q^{-1}AP$

如果  $A = QBP^{-1}$  或  $B = Q^{-1}AP$ , 其中  $P, Q$  为可逆方阵, 那么称  $A$  和  $B$  是相抵 (或等价) 的. 如上证明了, 一个  $V^n$  到  $V^m$  的线性变换在不同基偶下的矩阵是相抵的.

假如  $V^m = V^n$ ,  $B_\alpha = B_\beta$ ,  $B_{\alpha'} = B_{\beta'}$ , 那么  $Q = P$ , 则有  $A = PBP^{-1}$ . 此时方阵  $A$  与  $B$  是相似的. 即一个  $V^n$  到自身的线性变换在不同基偶下的矩阵是相似的.

之前的第二个问题等价于: 与  $A$  相抵 (或相似) 的最简单的矩阵是什么?



# 关于线性代数中矩阵知识的回忆

线性代数主要解决两类问题:

第一类: 给定  $A$  与  $b$ , 求  $x$  使得  $Ax = b$ .

- 常用思路: 求  $A$  的逆, 将  $A$  进行变换等等.
- 可能涉及知识: 矩阵的可逆性、初等变换和秩等等.

第二类: 给定  $A$ , 求  $\lambda$  和  $x$  使得  $Ax = \lambda x$ .

- 常用思路: 将  $A$  进行相似化简等.
- 可能涉及知识: 矩阵的特征值和特征向量, 特征多项式, 相似变换等.

以前线性代数中主要考虑:

- $n$  维欧氏向量空间,  $\mathbb{R}^n$  和  $\mathbb{C}^n$  等.
- 矩阵对于向量的作用, 以及矩阵的性质 (如秩、特征值等等)

在这门课程中考虑:

- 一般的线性空间, 除欧氏空间外, 也包括如多项式空间  $\mathbf{P}(t)$  和  $\mathbf{P}_n(t)$  等其他众多例子.
- 考虑线性变换的作用, 以及线性变换的性质

一般来说, 关于线性空间和线性变换的讨论, 都可以转化为关于欧式空间 (坐标空间) 和矩阵的讨论.

# 线性变换的核与值域

**定义:** 设  $T$  是从  $V^n$  到  $V^m$  的线性变换, 则

$$N(T) := \{\alpha \in V^n \mid T\alpha = 0\}$$

$$R(T) := \{\beta \in V^m \mid \beta = T\alpha, \alpha \in V^n\}$$

分别称为  $T$  的核和  $T$  的值域.

- $N(T)$  是  $V^n$  的一个子空间, 也被称为  $T$  的零空间, 其维数称为  $T$  的零度, 记作  $\text{null } T$ ;
- $R(T)$  是  $V^m$  的一个子空间, 也被称为  $T$  的值空间, 其维数称为  $T$  的秩, 记作  $\text{rank } T$ .

一个线性变换  $T$  将  $V^n$  中的任一向量  $\alpha$  映射为  $V^m$  的向量  $T\alpha$ .  $V^n$  的每一个向量都有在  $T$  下的像, 但未必  $V^m$  的每一个向量都有原像. 这发生在  $\text{rank } T < m$  的时候, 例如:

- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \rightarrow \beta = (0, x_2)^T \in \mathbb{R}^2$
- $T: \alpha = p(t) \in \mathbf{P}_n(t) \rightarrow \beta = \frac{d}{dt}p(t) \in \mathbf{P}_n(t)$

但可以通过重新定义合适的空间  $T: V^n \rightarrow R(T)$ , 使  $R(T)$  中每一个向量都有原像

- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \rightarrow \beta = (0, x_2)^T \in \{0\} \times \mathbb{R}$
- $T: \alpha = p(t) \in \mathbf{P}_n(t) \rightarrow \beta = \frac{d}{dt}p(t) \in \mathbf{P}_{n-1}(t)$

**定理:** 设  $T$  是从  $V^n$  到  $V^m$  的线性变换, 则

$$\text{null } T + \text{rank } T = n$$

**证明:** 若  $\text{null } T = k$ , 并设  $B_0 = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k\}$  是  $N(T)$  的一组基. 因为  $N(T) \subset V^n$ , 所以可以把这  $k$  个向量扩充为  $V^n$  的基

$$B_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k, \alpha_{k+1}, \dots, \alpha_n\}.$$

我们将证明  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k+2}, \dots, T\alpha_n\}$  是  $R(T)$  的一组基, 从而得到  $\text{rank } T = n - k$ .

**证明 (续):** 任取  $\alpha \in V^n$ , 则  $\alpha$  可由  $B_1$  线性表出:  
 $\alpha = \sum_{i=1}^n b_i \alpha_i$ . 又因为  $\alpha_i \in N(T)$  ( $1 \leq i \leq k$ ), 则

$$T\alpha = \sum_{i=1}^n b_i T\alpha_i = \sum_{i=k+1}^n b_i T\alpha_i.$$

即  $R(T)$  中的向量  $T\alpha$  可由  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k_2}, \dots, T\alpha_n\}$  线性表出.

仍需证明  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k_2}, \dots, T\alpha_n\}$  线性无关.

**证明 (续):** 假如存在  $c_{k+1}, c_{k_2}, \dots, c_n \in F$  使得

$$\sum_{i=k+1}^n c_i T\alpha_i = 0.$$

则有  $T(\sum_{i=k+1}^n c_i \alpha_i) = 0$ , 从而  $\sum_{i=k+1}^n c_i \alpha_i \in N(T)$ .

于是  $\sum_{i=k+1}^n c_i \alpha_i$  可由  $B_0$  线性表出, 同时也由  $\alpha_{k+1}, \dots, \alpha_n$  线性表出. 但  $B_0$  与  $\alpha_{k+1}, \dots, \alpha_n$  线性无关, 故  $\sum_{i=k+1}^n c_i \alpha_i = 0$ , 即  $c_{k+1} = \dots = c_n = 0$ . 于是  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k_2}, \dots, T\alpha_n\}$  线性无关. 综上, 这是  $R(T)$  的一组基, 则定理得证.

注:

若  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k\}$  是  $N(T)$  的一组基, 并被扩充为  $V^n$  的基  $\mathcal{B}_\alpha = \{\alpha_{k+1}, \alpha_{k+2}, \dots, \alpha_n, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k\}$ .

由定理知  $\{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k+2}, \dots, T\alpha_n\}$  是  $R(T)$  的一组基, 也可以被扩充为  $V^m$  中的一组

基  $\mathcal{B}_\beta = \{T\alpha_{k+1}, T\alpha_{k+2}, \dots, T\alpha_n, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{k+m-n}\}$ .

则  $T$  在基偶  $\{\mathcal{B}_\alpha, \mathcal{B}_\beta\}$  下的矩阵是

$$\begin{pmatrix} I_{(n-k)} & O_{(n-k) \times k} \\ O_{(m+k-n) \times (n-k)} & O_{(m+k-n) \times k} \end{pmatrix}.$$

其中  $I_{n-k}$  为  $(n-k)$  阶单位阵,  $O$  为零矩阵.



## 再次回顾例子

- $T: \alpha = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \rightarrow \beta = (0, x_2)^T \in \mathbb{R}^2$
- $T: \alpha = p(t) \in \mathbf{P}_n(t) \rightarrow \beta = \frac{d}{dt}p(t) \in \mathbf{P}_n(t)$

第一个例子中  $N(T) = \text{span}\{(1, 0)^T\}$ ,  $\text{null } T = 1$ .  
对应的  $\text{rank } T = 2 - 1 = 1 < 2$ .

第二个例子中  $N(T) = \text{span}\{1\}$ ,  $\text{null } T = 1$ . 对应的  $\text{rank } T = (n + 1) - 1 = n < n + 1$ .

另, 虽  $\dim N(T) + \dim R(T) = \text{null } T + \text{rank } T = n$   
但  $N(T) + R(T)$  不一定等于  $V^n$ . 比如上面第二个例子.

# 不变子空间

**定义:** 设  $T$  是  $V$  的线性变换,  $W$  是  $V$  的子空间, 如果对于任意的  $\alpha \in W$ , 都有  $T\alpha \in W$ . 则称  $W$  是  $T$  的**不变子空间**.

简单例子 (HW)

- $T$  的核  $N(T)$  和  $T$  的值域  $R(T)$  都是  $T$  的不变子空间
- $T$  的不变子空间的交空间与和空间也是  $T$  的不变子空间.

# 利用不变子空间简化 $T$ 的矩阵表示

如果  $W_i$  ( $1 \leq i \leq s$ ) 都是  $T$  的不变子空间, 且有

$$V^n = W_1 \oplus W_2 \oplus \dots \oplus W_s,$$

其中每个  $W_i$  的维数有  $\dim W_i = n_i$ , 则有  
 $n_1 + n_2 + \dots + n_s = n$ . 现在每个  $W_i$  中取一个基  
 $\{\alpha_{i1}, \alpha_{i2}, \dots, \alpha_{in_i}\}$  ( $i = 1, 2, \dots, s$ ), 并把它们顺序排  
列为  $V^n$  的基  $B =$

$$\{\alpha_{11}, \alpha_{12}, \dots, \alpha_{1n_1}, \alpha_{21}, \alpha_{22}, \dots, \alpha_{2n_2}, \dots, \alpha_{s1}, \alpha_{s2}, \dots, \alpha_{sn_s}\},$$

那么  $T$  在  $\mathcal{B}$  下的矩阵是**对角块矩阵**:

$$\begin{pmatrix} A_{11} & & & \\ & A_{22} & & \\ & & \cdots & \\ & & & A_{ss} \end{pmatrix} := \text{diag}\{A_{11}, A_{22}, \dots, A_{ss}\},$$

其中  $A_{ii}$  ( $1 \leq i \leq s$ ) 是  $n_i$  阶方阵. 反之, 如果  $T$  在  $\mathcal{B}$  下的矩阵是上述的对角块矩阵, 则

$$W_i = \text{span}\{\alpha_{i1}, \alpha_{i2}, \dots, \alpha_{in_i}\}, \quad (i = 1, 2, \dots, s)$$

是  $T$  的不变子空间, 且  $V^n$  是这些不变子空间的直和.

# 对角矩阵

一般来说, 对角矩阵是最简单的方阵, 也有许多特殊的性质. 我们想要知道, 如果线性变换  $T$  在基  $\mathcal{B} = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$  下的矩阵是对角矩阵:

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_s \end{pmatrix} := \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s\},$$

那么  $T$  应该要满足什么要求呢?

# 对角矩阵对应的线性变换

由  $T\mathcal{B} = \mathcal{B}A$ , 有

$$(T\alpha_1, \dots, T\alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_s \end{pmatrix},$$

其中每个分量满足

$$T\alpha_i = \lambda_i \alpha_i, \quad 1 \leq i \leq n$$

这与特征值、特征向量的定义相关.

# 特征值与特征向量

**定义:** 设  $T$  是  $V^n(F)$  的一个线性变换, 如果存在  $\lambda_0 \in F, \xi \in V^n(F)$  且  $\xi \neq 0$ , 使

$$T\xi = \lambda_0\xi$$

则称  $\lambda_0$  是  $T$  的一个**特征值**,  $\xi$  称为  $T$  关于  $\lambda_0$  的**特征向量**.

## 求 $T$ 的特征值与特征向量

在  $V^n$  中取一个基  $B = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ , 且设  $T$  在  $B$  下的矩阵是  $A$ . 如果  $\xi$  是  $T$  的一个特征向量,  $\lambda_0$  是相应的特征值, 即  $T\xi = \lambda_0\xi, \xi \neq 0$ , 那么  $\xi$  可由  $B$  的线性表出:

$$\xi = \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i = B \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix},$$

因而有  $T\xi = TBx = BAx, \quad \lambda_0\xi = B(\lambda_0x)$ .  
代入得,  $BAx = B(\lambda_0x)$  或  $B(Ax - \lambda_0x) = 0$ .



于是  $\xi$  在  $B$  下的坐标向量  $x$  满足:

$$Ax = \lambda_0 x.$$

则线性变换  $T$  的特征值问题与对应矩阵  $A$  的特征值问题是一一对应的. 对于给定的基  $B$ ,

$$T\xi = \lambda_0 \xi \Leftrightarrow Ax = \lambda_0 x$$

由于相似矩阵有相同的特征多项式, 所以我们可以把  $A$  的特征多项式

$$f(\lambda) := \det(\lambda I_n - A) = \lambda^n + b_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + b_1\lambda + b_0$$

称为  $T$  的特征多项式, 于是  $T$  的特征值就是  $T$  的特征多项式的根.

例 8.  $\mathbf{P}_2(t)$  的线性变换  $T$  定义为

$$Tp(t) = p(t) + (t+1)\frac{d}{dt}p(t)$$

求  $T$  的特征值和特征向量.

解: 取  $\mathbf{P}_2(t)$  的一组基  $\mathcal{B} = \{1, t, t^2\}$ , 则  $T$  在  $\mathcal{B}$

下的矩阵是  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ , 这里  $A$  的特征值

为  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 2, \lambda_3 = 3$ , 对应的特征向量分别为  $(1, 0, 0)^T, (1, 1, 0)^T, (1, 2, 1)^T$ . 因此,  $T$  的特征值为  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 2, \lambda_3 = 3$ , 对应的  $T$  特征向量分别为是多项式  $t, t+1, 1+2t+t^2$ .

**定理:**  $T$  关于不同特征值的特征向量线性无关.  
(即如果  $T\alpha_i = \lambda_i\alpha_i$  且  $\lambda_i \neq \lambda_j$ , 其中  $i, j = 1, 2, \dots, r$  且  $i \neq j$ , 那么  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性无关.)

**证明:** 用数学归纳法证明.

- 由于特征向量是非零向量, 所以**单个**的特征向量线性无关.
- 假设  $T$  关于 **$k$** 个不同特征值的特征向量是线性无关的, 要证  $T$  关于 **$k+1$** 个不同特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{k+1}$  的特征向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{k+1}$  也线性无关.

**证明 (续):** 现证明  $T$  关于不同特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{k+1}$  的特征向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{k+1}$  线性无关.

设有等式成立

$$b_1\alpha_1 + b_2\alpha_2 + \dots + b_{k+1}\alpha_{k+1} = 0 \quad (1)$$

等式 (1) 两端同乘以  $\lambda_{k+1}$ , 得

$$b_1\lambda_{k+1}\alpha_1 + b_2\lambda_{k+1}\alpha_2 + \dots + b_{k+1}\lambda_{k+1}\alpha_{k+1} = 0$$

等式 (1) 两端同时作用线性变换  $T$ , 得

$$b_1\lambda_1\alpha_1 + b_2\lambda_2\alpha_2 + \dots + b_{k+1}\lambda_{k+1}\alpha_{k+1} = 0$$

以上两式相减, 得

$$b_1(\lambda_{k+1} - \lambda_1)\alpha_1 + b_2(\lambda_{k+1} - \lambda_2)\alpha_2 + \dots + b_k(\lambda_{k+1} - \lambda_k)\alpha_k = 0$$

**证明 (续):** 根据归纳法假设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k$  是线性无关的, 故

$$b_i(\lambda_{k+1} - \lambda_i) = 0, \quad 1 \leq i \leq k,$$

但  $\lambda_{k+1} - \lambda_i \neq 0$ , 所以有  $b_i = 0$  ( $i = 1, 2, \dots, k$ ). 从而等式 (1) 变为

$$b_{k+1}\alpha_{k+1} = 0.$$

又因为  $\alpha_{k+1} \neq 0$ , 则  $b_{k+1} = 0$ , 于是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{k+1}$  是线性无关的.

**定理:** 设  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$  是  $T$  的不同特征值. 而  $\alpha_{i1}, \alpha_{i2}, \dots, \alpha_{ir_i}$  ( $1 \leq i \leq k$ ) 是  $T$  关于  $\lambda_i$  的  $r_i$  个线性无关特征向量, 则向量组

$$\{\alpha_{11}, \alpha_{12}, \dots, \alpha_{1r_1}, \alpha_{21}, \alpha_{22}, \dots, \alpha_{2r_2}, \dots, \alpha_{k1}, \alpha_{k2}, \dots, \alpha_{kr_k}\}$$

线性无关.

**证明思路:** 同样用数学归纳法证明.

- 只考虑关于一个特征值  $\lambda_1$  时, 由条件,  $\alpha_{11}, \alpha_{12}, \dots, \alpha_{1r_1}$  是线性无关的特征向量.
- 假设  $T$  关于  $k$  个不同特征值的特征向量组是线性无关的, 要证  $T$  关于  $k+1$  个不同特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{k+1}$  的特征向量组也线性无关.

# 线性变换的特征子空间

对于  $T$  的任一特征值  $\lambda_0$ ,  $T$  关于  $\lambda_0$  的所有特征向量, 再添上零向量组成一个集合

$$V_{\lambda_0} := \{\alpha \in V^n \mid T\alpha = \lambda_0\alpha\}$$

容易验证, 对于任意  $\alpha, \beta \in V_{\lambda_0}$  和  $k, l \in F$ , 有

$$T(k\alpha + l\beta) = kT\alpha + lT\beta = k\lambda_0\alpha + l\lambda_0\beta = \lambda_0(k\alpha + l\beta)$$

即  $V_{\lambda_0}$  是  $V^n(F)$  的一个子空间, 称为  $T$  关于  $\lambda_0$  的**特征子空间**.  $\dim V_{\lambda_0}$  称为  $\lambda_0$  的**几何重数**.



如果  $\alpha \in V_{\lambda_0}$ , 则  $T(T\alpha) = \lambda_0(T\alpha)$ , 易知特征子空间  $V_{\lambda_0}$  是  $T$  的一个不变子空间.

如果  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$  是  $T$  的所有不同的特征值, 则  $T$  的特征多项式  $f(\lambda)$  可以表示为

$$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1}(\lambda - \lambda_2)^{n_2} \dots (\lambda - \lambda_s)^{n_s},$$

且其中  $n_1 + n_2 + \dots + n_s = n$ , 而  $n_i$  ( $1 \leq i \leq s$ ) 称为特征值  $\lambda_i$  的代数重数.

问题: 几何重数 v.s. 代数重数?

**定理:** 设  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$  是  $T$  的所有不同特征值. 对任一  $\lambda_i$  ( $1 \leq i \leq s$ ), 都有

$$\dim V_{\lambda_i} \leq n_i$$

即任何特征值的几何重数不大于其代数重数.

**证明:** 不失一般性, 对  $\lambda_1$  进行证明.

设  $\dim V_{\lambda_1} = k$ , 则  $T$  关于  $\lambda_1$  有  $k$  个线性无关的特征向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k$ . 从而  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k\}$  是  $T$  的不变子空间  $V_{\lambda_1}$  的一个基, 把它扩充为  $V^n$  的基

$$\mathcal{B} = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k, \alpha_{k+1}, \dots, \alpha_n\},$$

那么  $T$  在  $\mathcal{B}$  下的矩阵为  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$ ,

证明 (续):

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix},$$

其中  $A_{11}$  为  $k$  阶对角矩阵  $\text{diag}\{\lambda_1, \lambda_1, \dots, \lambda_1\}$ . 且  $A_{21}$  为零矩阵, 所以  $A$  的特征多项式

$$\det(\lambda I_n - A) = (\lambda - \lambda_1)^k \cdot \det(\lambda I_{n-k} - A_{22}).$$

其中  $(\lambda - \lambda_1)$  的次数不小于  $k = \dim V_{\lambda_1}$ , 即  $\lambda_1$  的几何重数  $k \leq n_1$ .

注:

若  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$  是  $T$  的所有不同的特征值, 则有

$$V_{\lambda_1} + V_{\lambda_2} + \dots + V_{\lambda_s} = V_{\lambda_1} \oplus V_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_s},$$

根据定理, 有

$$\begin{aligned} \dim V_{\lambda_1} + \dim V_{\lambda_2} + \dots + \dim V_{\lambda_s} &\leq n_1 + \dots + n_s = n, \\ V_{\lambda_1} \oplus V_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_s} &\subset V^n \end{aligned}$$

即特征子空间的维数之和小于等于  $n$ .

# 可对角化

**定义:**  $T$  称为是**可对角化的**, 如果存在  $V^n$  的基  $B$ , 使  $T$  在  $B$  下的矩阵是对角矩阵.

**定理:**  $T$  是可对角化的充分必要条件是下列等价条件之一成立:

- (1)  $T$  有  $n$  个线性无关的特征向量;
- (2)  $\dim V_{\lambda_i} = n_i, 1 \leq i \leq s$ .
- (3)  $V_{\lambda_1} \oplus V_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_s} = V^n$ .

**证明:** 三者等价性易证, 我们这里只证**(1) 是充要条件**.

**证明:** 先证(1) 是必要条件.

设  $T$  在基  $\mathcal{B} = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$  下的矩阵是对角矩阵:  $\text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ , 即

$$(T\alpha_1, T\alpha_2, \dots, T\alpha_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)\text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$$

则  $T\alpha_i = \lambda_i\alpha_i$ ,  $1 \leq i \leq n$ . 即  $\alpha_i$  是  $T$  的特征向量,  $\lambda_i$  是相应的特征值, 从而  $T$  有  $n$  个线性无关的特征向量.

**证明:** 再证(1) 是充分条件.

若  $T$  有  $n$  个线性无关的特征向量, 则有

$$T\alpha_i = \lambda_i\alpha_i, \quad 1 \leq i \leq n.$$

且这  $n$  个向量是一组基, 从而  $T$  在这组基下的矩阵是对角矩阵. 对角线上的数  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  都是  $T$  的特征值.

**推论:** 若  $T$  有  $n$  个不同的特征值, 则  $T$  必可对角化. 于是, 对于  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 若  $A$  的特征多项式没有重根, 则  $A$  必可对角化. 换句话说,  $A$  相似于一个对角矩阵, 即存在可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP$  为对角矩阵, 且  $P$  的每个列向量都是  $A$  的特征向量.

例 7. 证明  $\mathbf{P}_2(t)$  的线性变换  $D = \frac{d}{dt}$  是不可对角化的.

证: 取  $\mathbf{P}_2(t)$  的一个基  $\mathcal{B} = \{1, t, t^2\}$ ,  $D$  在  $\mathcal{B}$  下的矩阵是

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

$A$  的特征多项式是  $\det(\lambda I_3 - A) = \lambda^3$ , 则  $\lambda = 0$  是它的三重根,  $0$  的代数重数为  $3$ .



例 8. 证明  $\mathbf{P}_2(t)$  的线性变换  $D = \frac{d}{dt}$  是不可对角化的.

证 (续): 同时齐次线性方程组

$$(A - 0I_3)x = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = 0$$

的解由向量  $(1, 0, 0)^T$  张成. 则  $A$  关于 0 的特征子空间由  $(1, 0, 0)^T$  张成, 即 0 的几何重数为 1.

因为特征值 0 的几何重数小于代数重数, 故  $D$  (和  $A$ ) 不可对角化.

例 9.  $\mathbb{R}_3$  的线性变换  $T$  定义为

$$T \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \\ 1 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix},$$

问  $T$  是否可对角化?

解: 取  $\mathbb{R}_3$  的标准基  $B = \{e_1, e_2, e_3\}$ ,  $T$  在  $B$  下的矩阵是

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \\ 1 & 0 & 4 \end{pmatrix},$$

$A$  的特征多项式是  $\det(\lambda I_3 - A) = (\lambda - 5)(\lambda - 3)^2$ ,  
则  $\lambda_1 = 5$  代数重数为 1,  $\lambda_2 = 3$  的代数重数为 2.

解 (续): 关于  $\lambda_1 = 5$ , 齐次线性方程组

$$(A - 5I_3)x = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 2 & -2 & 2 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = 0$$

解由向量  $(1, 2, 1)^T$  张成, 即 5 的几何重数为 1.  
关于  $\lambda_1 = 3$ , 齐次线性方程组

$$(A - 3I_3)x = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = 0$$

解由线性无关的向量  $(1, 0, -1)^T$  和  $(0, 1, 0)^T$  张成, 即 3 的几何重数为 2.

解 (续): 则每个特征值的代数重数等于几何重数, 由定理,  $T$  可对角化.

具体来说, 在  $\mathbb{R}^3$  取基

$$\mathcal{B} = \{(1, 2, 1)^T, (1, 0, -1)^T, (0, 1, 0)^T\}$$

则  $T$  在  $\mathcal{B}$  下的矩阵是对角矩阵  $\text{diag}\{5, 3, 3\} =$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 4 & 0 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \\ 1 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix}.$$

### 例 10. 证明矩阵

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

在实数域上是不可对角化的, 但在复数域上是可对角化的.

**解:**  $A$  的特征多项式是

$\det(\lambda I_2 - A) = \lambda^2 - 2\lambda + 2$ , 这在实数域上没有根, 所以也不存在对应的特征向量, 即  $A$  在实数域上不可对角化. 但在复数域上, 特征多项式有两个根  $\lambda_1 = 1 + i$  和  $\lambda_2 = 1 - i$ , 从而  $A$  可对角化

解 (续): 由  $(\lambda_1 I_2 - A)x_1 = (\lambda_2 I_2 - A)x_2 = 0$  可求出

$$x_1 = (1, i)^T, \quad x_2 = (1, -i)^T.$$

则

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ i & -i \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ i & -i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1+i & 0 \\ 0 & 1-i \end{pmatrix}.$$