

# 第十一周习题课

## §1 关于习题

3. 设  $C \in \mathrm{GL}_n(F)$ ,  $\mathcal{A} : \mathrm{M}_n(F) \longrightarrow \mathrm{M}_n(F)$  由公式  $\mathcal{A}(X) = C^{-1}XC$  给出.

(i) 验证  $\mathcal{A}$  是  $\mathrm{M}_n(F)$  上的线性算子.

(ii) 验证对任意  $X, Y \in \mathrm{M}_n(F)$ ,  $\mathcal{A}(XY) = \mathcal{A}(X)\mathcal{A}(Y)$ .

(iii) 求  $\mathrm{rank}(\mathcal{A})$ .

证明. (i), (ii) 略. (iii) 设  $\mathcal{A}(X) = \mathcal{O}$ . 则  $C^{-1}XC = \mathcal{O}$ . 于是,  $X = \mathcal{O}$ . 由第二章第一讲推论 1.19 可知,  $\mathcal{A}$  是满射. 故  $\mathrm{rank}(\mathcal{A}) = \dim(\mathrm{M}_n(F)) = n^2$ .  $\square$

6. 设  $\mathcal{A}, \mathcal{B} \in \mathcal{L}(V)$ . 证明:

(i)  $\mathrm{rank}(\mathcal{A}) = \mathrm{rank}(\mathcal{B}\mathcal{A}) + \dim(\mathrm{im}(\mathcal{A}) \cap \mathrm{ker}(\mathcal{B}))$ .

(ii) 对于任意  $i \in \mathbb{Z}^+$ ,  $\dim(\mathrm{im}(\mathcal{A}^{i-1}) \cap \mathrm{ker} \mathcal{A}) = \dim(\mathrm{ker}(\mathcal{A}^i)) - \dim(\mathrm{ker}(\mathcal{A}^{i-1}))$ .

证明. (i) 令  $K_{\mathcal{A}} = \mathrm{ker}(\mathcal{A})$ ,  $K_{\mathcal{B}\mathcal{A}} = \mathrm{ker}(\mathcal{B}\mathcal{A})$ ,  $K_{\mathcal{B}} = \mathrm{ker}(\mathcal{B})$ ,  $I_{\mathcal{A}} = \mathrm{im}(\mathcal{A})$ . 再令  $n = \dim(V)$ . 由核像维数公式可知, 所需证明的等式等价于

$$n - \dim(K_{\mathcal{A}}) = n - \dim(K_{\mathcal{B}\mathcal{A}}) + \dim(\mathrm{im}(\mathcal{A}) \cap \mathrm{ker}(\mathcal{B})),$$

化简为

$$\dim(\mathrm{im}(\mathcal{A}) \cap \mathrm{ker}(\mathcal{B})) = \dim(K_{\mathcal{B}\mathcal{A}}) - \dim(K_{\mathcal{A}}). \quad (1)$$

定义

$$\begin{aligned} \phi : K_{\mathcal{B}\mathcal{A}} &\longrightarrow \mathrm{im}(\mathcal{A}) \cap \mathrm{ker}(\mathcal{B}) \\ \mathbf{x} &\mapsto \mathcal{A}(\mathbf{x}) \end{aligned}.$$

先验证  $\phi$  是良定义的. 显然,  $\mathcal{A}(\mathbf{x}) \in I_{\mathcal{A}}$ . 因为  $\mathbf{x} \in K_{\mathcal{B}\mathcal{A}}$ , 所以  $\mathcal{B}(\mathcal{A}(\mathbf{x})) = \mathbf{0}$ . 于是  $\phi(\mathbf{x}) = \mathcal{A}(\mathbf{x}) \in \mathrm{im}(\mathcal{A}) \cap \mathrm{ker}(\mathcal{B})$ . 映射  $\phi$  是良定义的.

因为  $\phi$  是  $\mathcal{A}$  在  $K_{\mathcal{B}\mathcal{A}}$  上的限制, 所以它是线性的. 因为  $K_{\mathcal{A}} \subset K_{\mathcal{B}\mathcal{A}}$ , 所以  $\mathrm{ker}(\phi) = K_{\mathcal{A}}$ . 下面来验证  $\phi$  是满射. 设  $\mathbf{v} \in I_{\mathcal{A}} \cap K_{\mathcal{B}}$ . 因为  $\mathbf{v} \in I_{\mathcal{A}}$ , 所以存在  $\mathbf{u} \in V$  使得  $\mathbf{v} = \mathcal{A}(\mathbf{u})$ . 因为  $\mathbf{v} \in K_{\mathcal{B}}$ , 所以存在  $\mathbf{0} = \mathcal{B}(\mathbf{v}) = \mathcal{B}\mathcal{A}(\mathbf{u})$ . 于是,  $\mathbf{u} \in K_{\mathcal{B}\mathcal{A}}$ . 因为  $\phi(\mathbf{u}) = \mathcal{A}(\mathbf{u}) = \mathbf{v}$ . 由核像维数公式  $\dim(\mathrm{ker}(\phi)) + \dim(\mathrm{im}(\phi)) = \dim(K_{\mathcal{B}\mathcal{A}})$  可知

$$\dim(K_{\mathcal{A}}) + \dim(\mathrm{im}(\mathcal{A}) \cap \mathrm{ker}(\mathcal{B})) = \dim(K_{\mathcal{B}\mathcal{A}}). \quad \square$$

(ii) 在 (1) 中, 把  $\mathcal{A}$  替换成  $\mathcal{A}^{i-1}$ , 把  $\mathcal{B}$  替换成  $\mathcal{A}$  即可.  $\square$

(i) 的另证. 设  $\phi = \mathcal{B}|_{I_{\mathcal{A}}}$ . 则由核像维数公式

$$\dim(I_{\mathcal{A}} \cap K_{\mathcal{B}}) + \dim(\text{im}(\phi)) = \dim(I_{\mathcal{A}}) = \text{rank}(\mathcal{A}).$$

而  $\text{im}(\phi) = \mathcal{B}(I_{\mathcal{A}}) = \mathcal{B}\mathcal{A}(V) = \text{im}(\mathcal{B}\mathcal{A})$ . 于是,

$$\dim(\text{im}(\phi)) = \text{rank}(\mathcal{B}\mathcal{A}).$$

结合这两个关于维数和秩的等式证明 (i).  $\square$

## §2 基本例子(计算)

**例 2.1** 计算下列实矩阵在  $\mathbb{R}^2$  中的特征向量.

$$A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \quad \text{和} \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix},$$

其中  $\theta \in (0, 2\pi)$ .

解. 计算

$$\chi_A(t) = \begin{pmatrix} t - \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & t - \cos \theta \end{pmatrix} = t^2 - 2(\cos \theta)t + 1.$$

该多项式的判别式等于  $4(\cos \theta)^2 - 4 \leq 0$ .

当  $\theta \neq \pi$  时,  $A$  无实特征根, 故没有特征向量.

当  $\theta = \pi$  时,  $\chi_A(t) = t^2 + 2t + 1$ . 于是,  $\text{spec}_{\mathbb{R}}(A) = \{-1\}$ . 此时,  $A = -E_2$  是数乘矩阵. 于是,  $\mathbb{R}^2$  中任何非零向量都是  $A$  的关于  $-1$  的特征向量(第二章第三讲例 8.4).

计算

$$\chi_B(t) = \begin{pmatrix} t - 1 & 0 \\ 0 & t + 1 \end{pmatrix} = t^2 - 1.$$

于是,  $\text{spec}_{\mathbb{R}}(B) = \{-1, 1\}$ .

特征子空间  $V^{-1}$  是

$$\begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

的解空间. 于是,  $V^{-1} = \{(0, c)^t \mid c \in \mathbb{R}\}$ . 特征子空间  $V^1$  是

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

的解空间. 于是,  $V^1 = \{(c, 0)^t \mid c \in \mathbb{R}\}$ .

矩阵  $B$  的特征向量是  $(V^{-1} \cup V^1) \setminus \{\mathbf{0}\}$ .

例 2.2 设

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \in M_3(\mathbb{R}).$$

(i) 计算  $A$  的所有实特征根和实特征向量；

(ii) 计算  $A$  的所有复特征根和复特征向量.

解. 计算

$$\chi_A(t) = \begin{pmatrix} t-1 & 0 & -1 \\ 0 & t-1 & 0 \\ 1 & 0 & t-1 \end{pmatrix} = (t-1)(t^2-2t+2).$$

于是,  $\text{spec}_{\mathbb{R}}(A) = \{1\}$ ,  $\text{spec}_{\mathbb{C}}(A) = \{1, 1 + \sqrt{-1}, 1 - \sqrt{-1}\}$ .

(i)  $V^1$  是方程组

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

的解空间. 于是,  $V^1 = \{(0, c, 0)^t \mid c \in \mathbb{R}\}$ ,  $A$  的实特征向量是  $(0, c, 0)^t$ , 其中  $c \neq 0$ . 它们对应的特征值都是 1.

(ii) 由 (i) 中计算可知,  $V^1 = \{(0, c, 0)^t \mid c \in \mathbb{C}\}$ . 特征子空间  $V^{1+\sqrt{-1}}$  是方程组

$$\begin{pmatrix} \sqrt{-1} & 0 & -1 \\ 0 & \sqrt{-1} & 0 \\ 1 & 0 & \sqrt{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

的解空间.

于是,  $V^{1+\sqrt{-1}} = \{c(1, 0, \sqrt{-1})^t \mid c \in \mathbb{C}\}$ . 类似地,  $V^{1-\sqrt{-1}} = \{c(1, 0, -\sqrt{-1})^t \mid c \in \mathbb{C}\}$ . 矩阵  $A$  的特征向量是  $(V^1 \cup V^{1+\sqrt{-1}} \cup V^{1-\sqrt{-1}}) \setminus \{\mathbf{0}\}$ .

例 2.3 计算矩阵

$$A = \begin{pmatrix} -f_{n-1} & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ -f_{n-2} & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -f_1 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -f_0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix},$$

其中  $f_0, f_1, \dots, f_{n-1} \in F$  的特征多项式.

解. 按第一列展开下列行列式得

$$\begin{pmatrix} t + f_{n-1} & -1 & 0 & \cdots & 0 \\ f_{n-2} & t & -1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_1 & 0 & 0 & \cdots & -1 \\ f_0 & 0 & 0 & \cdots & t \end{pmatrix} = (t + f_{n-1})t^{n-1} + \sum_{i=2}^n (-1)^{i+1} f_{n-i} (-1)^{i-1} t^{n-i}.$$

于是,  $\chi_A(t) = t^n + f_{n-1}t^{n-1} + \cdots + f_1t + f_0$ .

**例 2.4** 设  $A \in M_n(F)$  且  $\text{rank}(A) = 1$ . 计算  $\text{spec}_F(A)$ .

解. 因为  $\text{rank}(A) = 1$ , 所以  $A$  的二阶子式都等于零. 由此得出

$$\chi_A(t) = t^n - \text{tr}(A)t^{n-1}$$

(见第二章第三讲定义 8.14 后的一段). 如果  $\text{tr}(A) = 0$ , 则  $\text{spec}_F(A) = \{0\}$ . 否则  $\text{spec}_F(A) = \{0, \text{tr}(A)\}$ .  $\square$

### §3 基本例子(证明)

**例 3.1** 设  $A \in M_n(F)$ . 证明:

(i)  $\chi_A(0) \neq 0$  当且仅当  $A$  可逆;

(ii)  $\chi_A = \chi_{A^t}$ .

**证明.** (i) 注意到  $\chi_A(0) = \det(A)$  (见第二章第三讲命题 8.13). (i) 自然成立.

(ii) 直接计算得

$$\chi_A(t) = |tE - A| = |(tE - A)^t| = |tE - A^t| = \chi_{A^t}(t). \quad \square$$

**例 3.2** 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\alpha, \beta \in \text{spec}_F(\mathcal{A})$  且  $\alpha \neq \beta$ . 设  $\mathbf{u} \in V^\alpha, \mathbf{v} \in V^\beta$  是两个非零向量.

证明:  $\mathbf{u} + \mathbf{v}$  不是  $\mathcal{A}$  的特征向量.

**证明.** 假设  $\mathbf{u} + \mathbf{v}$  是  $\mathcal{A}$  的特征向量. 则存在  $\lambda \in F$  使得  $\mathcal{A}(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \lambda(\mathbf{u} + \mathbf{v})$ . 另一方面,

$$\mathcal{A}(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \mathcal{A}(\mathbf{u}) + \mathcal{A}(\mathbf{v}) = \alpha\mathbf{u} + \beta\mathbf{v}.$$

于是,  $(\lambda - \alpha)\mathbf{u} + (\lambda - \beta)\mathbf{v} = \mathbf{0}$ . 因为  $\alpha \neq \beta$ , 所以不妨假设  $\lambda - \alpha \neq 0$ . 由此得出,  $\mathbf{u} = \xi\mathbf{v}$ , 其中  $\xi = -(\lambda - \beta)(\lambda - \alpha)^{-1}$ . 于是  $\mathbf{u} \in V^\beta$ , 即  $\mathcal{A}(\mathbf{u}) = \beta\mathbf{u}$ . 从而我们有  $\alpha\mathbf{u} = \beta\mathbf{u}$ . 因为  $\mathbf{u} \neq \mathbf{0}$ , 所以  $\alpha = \beta$ . 矛盾.  $\square$

另证. 假设  $\mathbf{u} + \mathbf{v}$  是  $A$  的特征向量. 则存在  $\lambda \in F$  使得  $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in V^\lambda$ . 若  $\lambda = \alpha$ , 则  $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in V^\alpha$ . 于是,  $\mathbf{v} \in V^\alpha$ . 矛盾. 同理  $\lambda \neq \beta$ . 由第二章第三讲引理 9.7,  $V^\alpha + V^\beta + V^\lambda$  是直和. 于是,  $(V^\alpha + V^\beta) \cap V^\lambda = \{\mathbf{0}\}$  (第一章第一讲定理 1.12 (iii)). 由此得出,  $\mathbf{u} + \mathbf{v} = \mathbf{0}$ . 故  $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in V^\alpha$ . 矛盾.  $\square$

**例 3.3** 举例说明特征向量不是相似不变量.

解 设

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R}).$$

计算得  $\chi_A = t^2 - 1$ . 所以  $\text{spec}_{\mathbb{R}}(A) = \{1, -1\}$ . 于是  $V^1 = \langle (1, 1)^t \rangle$  和  $V^{-1} = \langle (1, -1)^t \rangle$ .

设

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

则

$$P^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}.$$

进而

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

但  $A$  的特征向量  $(1, 1)^t$  不是  $B$  得特征向量.

**例 3.4** 设  $A, B \in M_n(F)$  相似,  $\lambda \in \text{spec}_F(A)$ . 则  $\lambda \in \text{spec}_F(B)$  且  $\dim V_A^\lambda = \dim V_B^\lambda$ , 其中  $V_A^\lambda$  和  $V_B^\lambda$  分别代表  $A$  和  $B$  关于  $\lambda$  的特征子空间.

证明. 设  $P \in GL_n(F)$  使得  $B = P^{-1}AP$ . 定义:

$$\begin{aligned} \phi : V_A^\lambda &\longrightarrow V_B^\lambda \\ \mathbf{x} &\mapsto P^{-1}\mathbf{x}. \end{aligned}$$

我们只需验证  $\phi$  是线性同构.

首先验证良定义. 因为  $B = P^{-1}AP$ , 所以  $BP^{-1} = P^{-1}A$ . 对任意  $\mathbf{x} \in V_A^\lambda$ ,

$$B(P^{-1}\mathbf{x}) = (BP^{-1})\mathbf{x} = (P^{-1}A)\mathbf{x} = P^{-1}(A\mathbf{x}) = P^{-1}(\lambda\mathbf{x}) = \lambda(P^{-1}\mathbf{x}).$$

于是,  $\phi(\mathbf{x}) = P^{-1}\mathbf{x} \in V_B^\lambda$ . 映射  $\phi$  是良定义的. 其线性性由矩阵乘法直接可得. 定义:

$$\begin{aligned} \psi : V_B^\lambda &\longrightarrow V_A^\lambda \\ \mathbf{x} &\mapsto P\mathbf{x}. \end{aligned}$$

同样可以验证  $\psi$  是良定义的. 因为  $PP^{-1} = P^{-1}P = E$ , 所以  $\phi \circ \psi$  和  $\psi \circ \phi$  都是恒同映射. 故  $\phi$  是线性同构. 特别地,  $\dim V_A^\lambda = \dim V_B^\lambda$ .  $\square$

## §4 关于不变量

**定义 4.1** 设  $A, B \in F^{m \times n}$ . 如果存在  $P \in \mathrm{GL}_m(F)$  和  $Q \in \mathrm{GL}_n(F)$  使得  $B = PAQ$ , 则称  $A$  与  $B$  初等等价, 记为  $A \sim_e B$ .

矩阵的秩是初等不变量. 事实上,  $A \sim_e B \iff \mathrm{rank}(A) = \mathrm{rank}(B)$  (见第一学期第二章第五讲定理 6.1 (ii)). 此时, 秩是(一组)关于初等等价的完全不变量.

**定义 4.2** 设  $A, B \in M_n(F)$ . 如果存在  $P \in \mathrm{GL}_n(F)$  使得  $B = P^t AP$ , 则称  $A$  与  $B$  合同, 记为  $A \sim_c B$ .

矩阵的秩是合同不变量, 对称和斜对称性也是合同不变量.

- 设  $A, B \in \mathrm{SM}_n(\mathbb{C})$ . 则  $A \sim_c B \iff \mathrm{rank}(A) = \mathrm{rank}(B)$  (见第一章第四讲例 7.19). 即对于复对称矩阵而言, 秩是(一组)关于合同等价的完全不变量.
- 设  $A, B \in \mathrm{SM}_n(\mathbb{R})$ . 则  $A \sim_c B \iff$  它们的签名相同 (见第一章第五讲定理 9.1). 即对于实对称矩阵而言, 签名是(一组)关于合同等价的完全不变量.
- 设  $A, B \in \mathrm{SSM}_n(F)$ , 其中  $F$  的特征不等于 2. 则  $A \sim_c B \iff \mathrm{rank}(A) = \mathrm{rank}(B)$  (见第一章第七讲推论 11.8). 即对于斜对称矩阵而言, 秩是(一组)关于合同等价的完全不变量.

**定义 4.3** 设  $A, B \in M_n(F)$ . 如果存在  $P \in \mathrm{GL}_n(F)$  使得  $B = P^{-1}AP$ , 则称  $A$  与  $B$  相似, 记为  $A \sim_s B$ .

矩阵的秩, 迹, 行列式, 各阶主子式之和, 极小多项式, 特征多项式, 特征根是相似不变量(分别见第二章第一讲命题 2.5, 第二讲命题 4.9, 第三讲定义 8.6 和 8.14 的下一段). 一组完全相似不变量将在今后给出.

**定义 4.4** 设  $f : M_n(F) \rightarrow S$  的映射, 其中  $S$  是一个集合. 如果对任意  $A, B \in M_n(F)$ ,  $f(AB) = f(BA)$ , 则称  $f$  是关于方阵的交换不变量.

矩阵的迹, 行列式是交换不变量(分别见第二章第一讲命题 2.5 的证明和第一学期第三章第一讲定理 2.3).

**命题 4.5** 矩阵的特征多项式是交换不变量.

**证明.** 设  $A, B \in M_n(F)$ . 我们要证明  $\chi_{AB}(t) = \chi_{BA}(t)$ .

当  $A$  可逆时,  $AB \sim_s BA$  (见第二章第二次习题课讲义例 2.1 (i)). 因为特征多项式是相似不变量, 所以  $\chi_{AB}(t) = \chi_{BA}(t)$ .

下面我们用摄动法证明一般情形. 令  $z$  是  $F$  上一个新的未定元,  $p(z) = \det(zE + A)$ . 则  $p \in F[z]$  是  $n$  次首一多项式. 特别地,  $p \neq 0$ . 设  $K = F(z)$ , 即整环  $F(z)$  的分式域. 则  $A, B, zE + A \in M_n(F)$ , 且  $zE + A$  在  $M_n(K)$  中可逆. 根据上一段的结论, 我们有

$$|tE - (zE + A)B| = |tE - B(zE + A)|.$$

上式是两个  $F[z, t]$  中的二元多项式恒等. 于是, 带入  $z = 0$  是必然也相等. 由于把  $z$  带入一个值是(赋值)同态, 我们得到  $|tE - AB| = |tE - BA|$ , 即  $\chi_{AB}(t) = \chi_{BA}(t)$ .  $\square$

**注解 4.6** 由上述命题可知, 各阶主子式之和与特征根也是交换不变量.

**例 4.7** 极小多项式不是交换不变量. 设

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{和} \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

直接计算得  $\text{rank}(AB) = 1$  和  $\text{rank}(BA) = 0$ . 于是  $\mu_{BA} = t$  但  $\mu_{AB} \neq t$ . 事实上,  $\mu_{AB} = t^2$ .