

26. 设 A 是数域 K 上的 n 维线性空间 V 内的一个线性变换. 如果存在 V 内非零向量 α , 使 $A\alpha=0$, 令 $M=L(\alpha)$. 如果 A 在 V/M 内的诱导变换可逆, 且其矩阵(在 V/M 内)可对角化. 证明 A 在 V 内其

矩阵也可对角化.

26. proof:

引理: A 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 极小多项式无重根.

证明: (\Rightarrow) A 可对角化 $\Rightarrow A = S\Lambda S^{-1}$, A 与 Λ 有相同的极小多项式

则 A 的极小多项式 $m(x) = \prod_{k=1}^s (x - \lambda_k)$, 其中 λ_k 是 A 的 s 个不同特征值 ($k=1, 2, \dots, s$)

(\Leftarrow): A 的极小多项式 $m(x) = \prod_{k=1}^s (x - \lambda_k)$ 是 A 的最后一个不变因子, 那么 A 的所有初等因子都没有重根,

故 A 的所有初等因子都是一次多项式, 设 A 的初等因子组为 $\lambda - \lambda_1, \lambda - \lambda_2, \dots, \lambda - \lambda_n$

那么 A 相似于对角阵 $\text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$, 即 A 可对角化.

由于 $A|_{V/M}$ 可逆, 故 $\det(A|_{V/M}) \neq 0 \Rightarrow A|_{V/M}$ 没有零特征值, 故 $A|_{V/M}$ 极小多项式没有初等因子 x .

由于 $A|_{V/M}$ 可对角化, 故 $A|_{V/M}$ 极小多项式无重根, $A|_M$ 有且仅有一个零特征值, 极小多项式为 $f(x) = x$
 $f(x)$ 与 $A|_{V/M}$ 极小多项式互素, 故 A 的极小多项式无重根, 故 A 可对角化.

《几何与代数》测验 A

方式：闭卷

1. (20分) 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in K^n$. 求证: 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性无关当且仅当 K^n 中任一向量可被它们线性表示.
2. (20分) 设矩阵 $A \in K^{m \times n}$. 求证: 秩 $r(A) = 1$ 当且仅当存在非零列向量 $\alpha \in K^m$ 及 $\beta \in K^n$ 使得 $A = \alpha\beta^T$.
3. (20分) 设矩阵 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$. 求证: $r(A^T A) = r(A)$.
4. (20分) 求下面矩阵的逆

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

5. (20分) 设矩阵 $A \in K^{n \times n}$, 若存在正整数 k 使 $r(A^k) = r(A^{k+1})$, 求证: 对任意正整数 $m \geq 2$ 有 $r(A^k) = r(A^{k+m})$.

5.proof:

设 A 对应的 K^n 线性空间中的线性映射为 φ ,

$$\text{那么 } \dim \operatorname{Im} \varphi^k = \dim \operatorname{Im} \varphi^{k+1},$$

同时 $\forall \alpha \in \operatorname{Im} \varphi^{k+1}, \exists \beta \in K^n, s.t. \alpha = \varphi^{k+1}(\beta)$, 则 $\alpha = \varphi^{k+1}(\beta) = \varphi^k(\varphi(\beta)) \in \operatorname{Im} \varphi^k$

$$\implies \operatorname{Im} \varphi^{k+1} \subset \operatorname{Im} \varphi^k, \text{ 易得 } \operatorname{Im} \varphi^k = \operatorname{Im} \varphi^{k+1}$$

现在我们证明: $\forall m \geq k, \operatorname{Im} \varphi^m = \operatorname{Im} \varphi^{m+1}$

$$\forall \alpha \in \operatorname{Im} \varphi^m, \exists \beta \in K^n, s.t. \alpha = \varphi^m(\beta)$$

$$\operatorname{Im} \varphi^k = \operatorname{Im} \varphi^{k+1} \implies \exists \gamma \in K^n, s.t. \varphi^{k+1}(\gamma) = \varphi^k(\beta)$$

$$\implies \alpha = \varphi^m(\beta) = \varphi^{m-k}(\varphi^k(\beta)) = \varphi^{m-k}(\varphi^{k+1}(\gamma)) = \varphi^{m+1}(\gamma) \in \operatorname{Im} \varphi^{m+1}$$

$$\implies \operatorname{Im} \varphi^m \subset \operatorname{Im} \varphi^{m+1}, \text{ 又显然 } \operatorname{Im} \varphi^{m+1} \subset \operatorname{Im} \varphi^m$$

$$\text{故 } \operatorname{Im} \varphi^m = \operatorname{Im} \varphi^{m+1}, \quad \forall m \geq k$$

$$\text{也就是 } \operatorname{Im} \varphi^k = \operatorname{Im} \varphi^{k+m}, \quad \forall m \in \mathbb{N}$$

$$\text{即 } r(A^k) = r(A^{k+m}), \quad \forall m \in \mathbb{N}$$

1.proof:

(\Rightarrow) 因为 $\dim K^n = n$, 选取 K^n 中的任一向量 β , 则 $n+1$ 个向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta$ 线性相关

那么 β 可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示, 即 K^n 中的任一向量可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示.

(\Leftarrow) K^n 中的任一向量可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示 $\dim(L(\alpha_1, \dots, \alpha_n)) \geq n$,

而由于是 n 个向量, 则 $\dim(L(\alpha_1, \dots, \alpha_n)) \leq n$, 那么 $\dim(L(\alpha_1, \dots, \alpha_n)) = n$, 即 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性无关

2.proof:

$$(\Leftarrow): \text{记 } \alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix}, \beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}, \text{ 由于 } \alpha, \beta \neq 0, \text{ 不妨设 } a_1 \neq 0$$

$$\text{则 } \alpha\beta^T = \begin{pmatrix} a_1\beta^T \\ \vdots \\ a_m\beta^T \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} a_1\beta^T \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \implies r(A) = r(\alpha\beta^T) = 1.$$

(\Rightarrow): $r(A) = 1 \implies$ 不妨设 A 的首列为非零向量 $c \in K^m$

$$\text{则 } \exists \text{ 标量 } k_2, \dots, k_n, s.t. A = (c \quad k_2c \quad \dots \quad k_nc)$$

$$\text{那么取 } \alpha = c, \beta = \begin{pmatrix} 1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix} \neq 0, \text{ 就有 } A = \alpha\beta^T$$

3.proof:

$$Ax = 0 \implies A^T Ax = 0, A^T Ax = 0 \implies x^T A^T Ax = 0 \implies (Ax)^T (Ax) = 0 \implies Ax = 0$$

$$\implies Ax = 0, A^T Ax = 0 \text{ 同解 } \implies r(A) = r(A^T A)$$

$$4. A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & & \\ -1 & 2 & -1 & \\ & -2 & 2 & -1 \\ & & -1 & 2 \end{pmatrix}, \text{显然 } A \text{ 可逆.}$$

$$\Rightarrow A^* = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 & 1 \\ 3 & 6 & 4 & 2 \\ 4 & 8 & 6 & 3 \\ 2 & 4 & 3 & 2 \end{pmatrix} \Rightarrow A^{-1} = \frac{A^*}{|A|} = A^* = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 & 1 \\ 3 & 6 & 4 & 2 \\ 4 & 8 & 6 & 3 \\ 2 & 4 & 3 & 2 \end{pmatrix}$$

5. proof:

$$\text{引理: } r(ABC) \geq r(AB) + r(BC) - r(B)$$

$$\text{引理证明: } \begin{pmatrix} ABC & \\ & B \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} ABC & BC \\ & B \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} O & BC \\ AB & B \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} BC & \\ B & AB \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow r \begin{pmatrix} ABC & \\ & B \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} BC & \\ B & AB \end{pmatrix} \geq r \begin{pmatrix} BC & \\ & AB \end{pmatrix}, \text{ i.e. } r(ABC) \geq r(AB) + r(BC) - r(B)$$

$$\text{取 } A = A, B = A^k, C = A,$$

那么 $r(A^{k+2}) \geq r(A^{k+1}) + r(A^{k+1}) - r(A^k) = r(A^{k+1})$, 又 $r(A^{k+2}) \leq r(A^{k+1})$, 则 $r(A^{k+2}) = r(A^{k+1}) = r(A^k)$

由归纳法: $r(A^{k+m}) = r(A^k), \forall m \in \mathbb{N}$