

线性代数复习

Tip: 此复习笔记为备考2006暑期夏令营而创, 按章进行, 每章内容为知识点及例题部分与习题及考卷部分, 每天一, 先整理一章, 知识点后再统一做题工作, 知识点包含书中全部定义与定理, 重要定理用红框框起来; 习题或考卷部分包含书, 复习时先只考虑教材习题, 其余在后续再考。

第一章 线性方程组的解法

知识点及例题

定义 1.1.2 设 F 是复数集合的子集, 包含 0 和 1, 并且在加、减、乘、除运算下封闭(做除法时除数不为 0), 就称 F 是数域(number field).

定义 1.2.1 对任意正整数 m, n , 由数域 F 中 $m \times n$ 个数排成 m 行、 n 列所得到的数表, 称为 F 上的 $m \times n$ 矩阵(matrix). 数表中的每个数称为矩阵的一个元(element), 也称为矩阵的一个分量(entry), 其中排在第 i 行第 j 列的数称为矩阵的第 (i, j) 元或第 (i, j) 分量. F 上全体 $m \times n$ 矩阵的集合记作 $F^{m \times n}$.

定义 1.2.2 由数域 F 中 n 个数 $a_i (1 \leq i \leq n)$ 排成的有序数组 (a_1, a_2, \dots, a_n) 称为 F 上的 n 维向量(n -dimensional vector), 也称 n 维数组向量, a_i 称为它的第 i 分量. 所有分量都为 0 的向量 $(0, \dots, 0)$ 称为零向量(zero vector), 记作 0 . F 上全体 n 维向量组成的集合称为 F 上的 n 维向量空间(n -dimensional vector space), 记作 F^n .

定义 1.2.4 设 A, B 是 $F^{m \times n}$ 中的两个矩阵. 如果 B 的每一行都是 A 的行的线性组合, A 的每一行也是 B 的行的线性组合, 就称两个矩阵行等价(row equivalent).

定理 1.2.1 设 F 上的矩阵 A 经过以下变形之一变成矩阵 B , 则 A 与 B 行等价:

1. 将某两行互换位置;
2. 用 F 中某个非零的数乘以某行;
3. 将某行的常数倍加到另一行上.

定义 1.2.5 定理 1.3.1 中所说的三类变形称为矩阵的初等行变换(elementary transformation of rows).

定理 1.3.1 如果齐次线性方程组的未知数个数大于方程个数, 则齐次方程组有非零解, 从而有无穷多组解.

教材习题

21 线性相关与线性无关

1. 线性相关(无关)的定义

定义 2.1.1 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 是数域 F 上的 n 维向量, 如果存在不全为 0 的数 $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in F$, 使

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m = 0$$

就称向量组 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 线性相关(linearly dependent).

反过来, 如果对于 $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in F$,

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m = 0 \Leftrightarrow \lambda_1 = \dots = \lambda_m = 0$$

就称向量组 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 线性无关(linearly independent).

例: $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, $\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_1 + \alpha_3, \alpha_2 + \alpha_3$ 是?

解: $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, $\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_1 + \alpha_3, \alpha_2 + \alpha_3$ 是?

定理 2.1.1 设 $m \geq 2$, 则:

向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性相关 \Leftrightarrow 其中某个向量 α_i 是其余向量的线性组合.

定理 2.1.2 向量组 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 线性相关 \Leftrightarrow 其中某个 α_i 是它前面的向量 $\alpha_j (j < i)$ 的线性组合.

推论 2.1.1 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 是由非零向量组成的向量组, 其中每个 $\alpha_i (2 \leq i \leq m)$ 都不是它前面的向量 $\alpha_j (1 \leq j < i)$ 的线性组合, 则 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性无关.

定理 2.1.3 如果向量组 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 包含一个子集 $\{\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_k}\}$ 线性相关, 那么整个向量组 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 线性相关. 如果向量组 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 线性无关, 那么它的每个子集都线性无关.

2. 利用解线性方程组判定线性相关(无关)

定理 2.1.4 设 F^n 中的向量 u_1, \dots, u_m 线性无关. 如果在每个 $u_j = (a_{1j}, \dots, a_{nj}) (1 \leq j \leq m)$ 上再任意添加一个分量成为 F^{n+1} 中的一个向量 $v_j = (a_{1j}, \dots, a_{nj}, a_{n+1,j})$, 那么所得到的向量组 v_1, \dots, v_m 线性无关.

3. n 维空间中线性无关向量的最大个数

定理 2.1.5 设 u_1, \dots, u_m 是 n 维向量空间 F^n 中的 m 个向量. 如果 $m > n$, 则 u_1, \dots, u_m 线性相关.

推论 2.1.2 n 维数组空间 F^n 中线性无关的向量最多有 n 个.

F^n 中线性无关向量的最大个数是 n , 这就是 F^n 被称为 n 维空间的原因.

定理 2.1.6 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 n 维向量空间 F^n 中任意 n 个线性无关的向量, 则 F^n 中任何一个向量 β 都能够写成 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 的线性组合的形式

$$\beta = x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_n \alpha_n$$

并且其中的系数 x_1, x_2, \dots, x_n 由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta$ 唯一确定.

4. 无限集合的线性组合与线性相关

定义 2.1.2 设 V 是 F 上的线性空间, S 是 V 的任意子集, 则

(1) S 的任一有限子集 $S_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$ 的任一线性组合

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_k \alpha_k$$

称为 S 的线性组合.

(2) 如果 S 的某个有限子集 $S_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$ 线性相关, 就称 S 线性相关.

1. 极大线性无关组

定义 2.2.1 设 V 是数域 F 上的向量空间, S 是 V 中的向量组成的向量组. 如果 S 的子集 $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 线性无关, 并且将 S 任一向量 α 添加在 M 上所得的向量组 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m, \alpha\}$ 线性相关, 就称 M 是 S 的极大线性无关组(maximal linearly independent system).

命题 2.2.1 设 S 是同一向量空间中的向量组成的向量组, $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 是 S 的线性无关子集, 则

M 是 S 的极大线性无关组 $\Leftrightarrow S$ 中所有的向量都是 M 的线性组合.

第二章 线性空间

知识点及例题

命题 2.2.2 设 S 是 F 上 n 维向量空间 F^n 的子集, 则 S 的任一线性无关子集 S_0 都能扩充为 S 的一个极大线性无关组 M .

算法 2.2.1 求 F^n 中有限个向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 组成的向量组的极大线性无关组.

- (1) 将各向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 写成列向量的形式, 依次以它们为各列排成矩阵 A .
- (2) 将 A 经过一系列初等行变换化成如下的阶梯形

$$B = \begin{pmatrix} 0 \cdots 0 & b_{1j_1} & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ & & & b_{2j_2} & \cdots & \cdots & \cdots \\ & & & & \ddots & & \cdots \\ & & & & & b_{ij_i} & \cdots \\ & & & & & & 0 \end{pmatrix}$$

其中 $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_i \leq n$, 而 $b_{1j_1}, b_{2j_2}, \dots, b_{ij_i}$ 都不为 0.

于是 B 的第 j_1, j_2, \dots, j_i 列组成 B 的列向量组的一个极大线性无关组, 相应地, A 的第 j_1, j_2, \dots, j_i 列 $\alpha_{j_1}, \alpha_{j_2}, \dots, \alpha_{j_i}$ 组成 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的一个极大线性无关组.

例 2 求向量

$$\alpha_1 = (1, 2, 0, -5, 1), \alpha_2 = (1, 2, 3, 4, -3), \alpha_3 = (2, 4, -3, -19, 6), \alpha_4 = (1, 1, 1, 1, 1), \alpha_5 = (3, 6, -3, -24, 7)$$

组成的向量组 S 的一个极大线性无关组.

解

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 1 & 3 \\ 2 & 2 & 4 & 1 & 6 \\ 0 & 3 & -3 & 1 & -3 \\ -5 & 4 & -19 & 1 & -24 \\ 1 & -3 & 6 & 1 & 7 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{一系列初等行变换}} B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

B 的第 1, 2, 4 列组成 B 的列向量组的极大线性无关组, 因此 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4$ 是 S 的一个极大线性无关组.

2. 向量组的等价, 秩

定义 2.2.2 设 S_1 与 S_2 是同一个向量空间 V 中的两个向量组. 如果 S_2 中的每个向量都是 S_1 中的向量的线性组合, 就称 S_2 是 S_1 的线性组合. 如果 S_1 与 S_2 互为线性组合, 就称 S_1 与 S_2 等价(equivalent).

向量组的线性组合具有传递性, 也就是说:

命题 2.2.3 如果数域 F 上的向量组 S_2 是 S_1 的线性组合, S_3 是 S_2 的线性组合, 那么 S_3 是 S_1 的线性组合.

定理 2.2.4 向量组 S 与它的任一极大线性无关组 S_1 等价. S 中任意两个极大线性无关组 S_1 与 S_2 等价.

定理 2.2.5 设 $S_2 = \{v_1, \dots, v_t\}$ 是 $S_1 = \{u_1, \dots, u_r\}$ 的线性组合, 并且 $s > t$, 则 S_2 线性相关.

推论 2.2.2 如果 $S_2 = \{v_1, \dots, v_t\}$ 是 $S_1 = \{u_1, \dots, u_r\}$ 的线性组合, 并且 S_2 线性无关, 则 $s \leq t$.

推论 2.2.3 如果线性无关向量组 $S_1 = \{u_1, \dots, u_r\}$ 与 $S_2 = \{v_1, \dots, v_t\}$ 等价, 那么它们所含向量个数 s 与 t 相等. 特别, 同一向量组 S 的两个极大线性无关子集 S_1, S_2 所含向量个数相等.

定义 2.2.3 任一向量组 S 的任一极大线性无关组所含向量个数 r 称为向量组 S 的秩(rank), 记作 $\text{rank } S$.

任一矩阵 A 的行向量组的秩称为这个矩阵的行秩(row rank), A 的列向量组的秩称为 A 的列秩(column rank).

推论 2.2.4 设向量组 S 的秩为 r , 则 S 的任何一个线性无关子集 S_1 中所含向量个数不超过 r .

定理 2.2.6 如果向量组 S_2 是 S_1 的线性组合, 则 $\text{rank } S_2 \leq \text{rank } S_1$. 等价向量的秩相等.

定理 2.2.7 初等行变换不改变矩阵的列秩. \square

求矩阵 A 的行秩不一定要通过对 A^T 的列秩来实现, 仍然可以通过对 A 作初等行变换来实现. 我们有:

定理 2.2.8 初等行变换不改变矩阵的行秩. \square

定理 2.2.9 任意矩阵的行秩与列秩相等.

定义 2.2.4 矩阵 A 的行秩和列秩称为 A 的秩(rank), 记作 $\text{rank } A$. \square

1. 子空间的定义

定理 2.3.1 齐次线性方程组(2.3.1)的解集 W 具有如下性质:

性质 1 如果 $X, Y \in W$, 则 $X + Y \in W$.

性质 2 如果 $X \in W$, 则对任意 $\lambda \in F$ 有 $\lambda X \in W$.

定义 2.3.1 向量空间 F^n 的非空子集 W 如果满足以下两个条件:

(1) $u, v \in W \Rightarrow u + v \in W$,

(2) $u \in W, \lambda \in F \Rightarrow \lambda u \in W$,

就称 W 是 F^n 的子空间(subspace). 如果 F^n 的子空间 W_1 是子空间 W_2 的子集, 则称 W_1 是 W_2 的子空间. \square

命题 2.3.2 设 W 是 F^n 的子空间. 则 W 中任意有限个向量 u_1, \dots, u_k 的任意线性组合 $\lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_k u_k$ 含于 W , 其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in F$.

2. 基与维数

定义 2.3.2 设 W 是 F^n 的子空间. 如果 W 中存在 r 个线性无关向量, 并且任意 $r+1$ 个向量线性相关, 就称 W 的维数(dimension)为 r , 记为 $\dim W = r$.

定理 2.3.3 设 W 是 F^n 的子空间. $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_r\} \subset W$, 则

(1) M 是 W 的基 $\Leftrightarrow M$ 是 W 的极大线性无关组.

(2) W 的基 M 所含向量个数 $|M| = \dim W$.

推论 2.3.1 F^n 的子空间 W 的所有的基所含向量个数相等, 等于向量组 W 的秩 $\text{rank } W$. $\text{rank } W = \dim W$. \square

推论 2.3.2 设 F^n 的子空间 W 的维数为 r , 则 W 中任意一个线性无关子集 S 都能扩充为 W 的一组基, S 所含向量个数都不超过 r . 如果 W_0 是 W 的子空间, 则 W_0 的任何一组基都能扩充为 W 的基, $\dim W_0 \leq \dim W$, 且 $W_0 = W \Leftrightarrow \dim W_0 = \dim W$.

定理 2.3.4 设 F^n 的子空间 W 的维数为 r . $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_r\} \subset W$, 则

M 线性无关 $\Leftrightarrow M$ 是 W 的基 $\Leftrightarrow W$ 中所有的向量都是 M 的线性组合.

3. 齐次线性方程组解空间的维数

定理 2.3.5 设数域 F 上 n 元齐次线性方程组的系数矩阵为 A , 则它的解空间的维数

$$\dim V_A = n - \text{rank } A$$

可以理解为

解空间的维数 = 未知数个数 - 线性无关的方程的最大个数

定义: 齐次线性方程组的解空间的一组基称为这个方程组的一个基础解系(system of fundamental solutions).

例 2 已知 F^5 中的向量

$$X_1 = (1, 2, 3, 4, 5), X_2 = (1, 3, 2, 1, 2)$$

求一个齐次线性方程组, 使 X_1, X_2 组成这个方程组的基础解系.

解 设

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + a_{14}x_4 + a_{15}x_5 = 0$$

是方程组 $AX = 0$ 中的任意一个方程. 将 X_1, X_2 的坐标代入得

$$\begin{cases} a_{11} + 2a_{12} + 3a_{13} + 4a_{14} + 5a_{15} = 0 \\ a_{11} + 3a_{12} + 2a_{13} + a_{14} + 2a_{15} = 0 \end{cases} \quad (2.3.22)$$

将(2.3.22)看作以 $a_{11}, a_{12}, a_{13}, a_{14}, a_{15}$ 为未知数的线性方程来解. 此方程组的系数矩阵

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 1 & 3 & 2 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

就是以 X_1, X_2 为行向量组成的矩阵. 对 B 作初等行变换得

$$B \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & -3 & -3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 & 10 & 11 \\ 0 & 1 & -1 & -3 & -3 \end{pmatrix}$$

方程组(2.3.22)化为

$$\begin{cases} a_{11} = -5a_{13} - 10a_{14} - 11a_{15} \\ a_{12} = a_{13} + 3a_{14} + 3a_{15} \end{cases}$$

因此

$$(a_{11}, a_{12}, a_{13}, a_{14}, a_{15}) = (-5a_{13} - 10a_{14} - 11a_{15}, a_{13} + 3a_{14} + 3a_{15}, a_{13}, a_{14}, a_{15}) \\ = a_{13}(-5, 1, 1, 0, 0) + a_{14}(-10, 3, 0, 1, 0) + a_{15}(-11, 3, 0, 0, 1).$$

方程组(2.3.22)的一组基础解系是

$$(-5, 1, 1, 0, 0), (-10, 3, 0, 1, 0), (-11, 3, 0, 0, 1).$$

以这组基础解系为各行组成矩阵

$$A = \begin{pmatrix} -5 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ -10 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ -11 & 3 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

则 $\text{rank } A = 3$. 以 A 为系数矩阵的齐次线性方程组

$$\begin{cases} -5x_1 + x_2 + x_3 = 0 \\ -10x_1 + 3x_2 + x_4 = 0 \\ -11x_1 + 3x_2 + x_5 = 0 \end{cases} \quad (2.3.23)$$

的解空间的维数为 $5 - \text{rank } A = 5 - 3 = 2$. 而 X_1, X_2 是方程组(2.3.23)的两个线性无关解, 因此组成(2.3.23)的基础解系.

因此, 方程组(2.3.23)符合要求. \square

4. 子集生成的子空间

定理 2.3.6 F^n 的任意非空子集 S 的全体线性组合组成的集合 $V(S)$ 是 F^n 的子空间. F^n 的子空间如果包含 S , 必然包含 $V(S)$.

定义 2.3.3 F^n 的非空子集 S 的全体线性组合组成的子空间, 称为 S 生成的子空间(subspace generated by S), 记作 $V(S)$. 当 S 是有限子集 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$ 时, 也将 $V(S)$ 记作 $V(\alpha_1, \dots, \alpha_k)$. \square

2.4
非齐次线性方程组

1. 非齐次线性方程组有解的条件

定理 2.4.1 线性方程组(2.4.1)有解 \Leftrightarrow 它的系数矩阵与增广矩阵的秩相等. \square

2. 非齐次线性方程组解集的结构

定理 2.4.2 任意取定非齐次线性方程组(2.4.1)的一个特解 η , 则(2.4.1)的通解为 $X = \eta + Y$, 其中 Y 是与(2.4.1)对应的齐次线性方程组(2.4.5)的通解. \square

定理 2.4.3 设 η 是数域 F 上的非齐次线性方程组(2.4.1)的一个特解, X_1, \dots, X_{n-r} 是对应的齐次线性方程组(2.4.5)的一个基础解系. 则非齐次线性方程组(2.4.1)的通解为

$$X = \eta + t_1 X_1 + \dots + t_{n-r} X_{n-r},$$

其中 t_1, \dots, t_{n-r} 是 F 中的任意常数. \square

例 3 设 4 元线性方程组的系数矩阵 A 的秩 $\text{rank } A = 3$. $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 是它的 3 个解, 其中

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ -3 \\ 4 \end{pmatrix}, 5\alpha_2 - 2\alpha_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 0 \\ 8 \end{pmatrix}$$

求这个线性方程组的通解.

非齐次

解 以 A 为系数矩阵的齐次线性方程组的解空间 V_A 的维数 $\dim V_A = 4 - \text{rank } A = 4 - 3 = 1$. 如果原方程组是齐次线性方程组, 则 $\alpha_1, 5\alpha_2 - 2\alpha_3$ 都是它的解, 都在 1 维空间 V_A 中. 但 $\alpha_1, 5\alpha_2 - 2\alpha_3$ 线性无关, 不在同一个 1 维子空间中. 因此原方程组是非齐次线性方程组.

找通解

原线性方程组的任意两个解的差是对应的齐次线性方程组的解, 含于 V_A . 因此 V_A 包含 $\alpha_2 - \alpha_1, \alpha_3 - \alpha_1$, 从而包含它们的线性组合

$$X_1 = 5(\alpha_2 - \alpha_1) - 2(\alpha_3 - \alpha_1) = (5\alpha_2 - 2\alpha_3) - 3\alpha_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 0 \\ 8 \end{pmatrix} - 3 \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ -3 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 6 \\ 9 \\ -4 \end{pmatrix}$$

因此, 原方程组的通解为

$$\alpha_1 + tX_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ -3 \\ 4 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -1 \\ 6 \\ 9 \\ -4 \end{pmatrix} \quad \square$$

2.5
取到的线性空间

定义 2.5.1 设 V 是一个非空集合, F 是一个数域. 如果满足了以下两个条件, 则 V 称为 F 上的线性空间(linear space), 也称为向量空间(vector space), V 中的元素称为向量(vector), F 中的数称为标量(scalar). 有时候, 为了强调 V 是 F 上的线性空间, 也将 V 记为 $V(F)$.

1. 向量组的线性组合、子空间

定义 2.5.2 设 V 是 F 上的线性空间, S 是 V 的任意子集, 则 S 的任一有限子集 $S_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$ 的任一线性组合

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_k \alpha_k$$

(其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in F$) 称为 S 的线性组合. 如果 V 中的向量 β 可以写成 V 的子集 S 的线性组合, 也称 β 可以由 S 线性表出.

S 的全体线性组合的集合记作 $V(S)$. \square

定义 2.5.3 设 V 是数域 F 上的线性空间, W 是 V 的非空子集. 如果 W 对 V 中的加法和数乘运算封闭, 也就是满足如下条件:

(1) $\alpha, \beta \in W \Rightarrow \alpha + \beta \in W$;

(2) $\alpha \in W, \lambda \in F \Rightarrow \lambda \alpha \in W$,

就称 W 是 V 的子空间. \square

命题 2.5.1 设 V 是数域 F 上的线性空间, W 是 V 的子空间. 则

(1) W 对于 V 的加法和数乘运算构成 F 上的线性空间.

(2) 对 V 的任意子集 S , $V(S)$ 构成 V 的子空间.

如果 V 的子空间 W 包含 S , 则 W 包含 $V(S)$. 因此, $V(S)$ 是 V 中包含 S 的最小子空间. $V(S)$ 称为由集合 S 生成的子空间, S 称为子空间 $V(S)$ 的一组生成元(generators). \square

定义 2.5.4 设 V 是数域 F 上的线性空间, S 与 T 都是 V 的子集. 如果 T 中每个元素都是 S 的线性组合, 就称 T 是 S 的线性组合. 如果 S 与 T 互为线性组合, 就称 S 与 T 等价. \square

命题 2.5.2 (1) T 是 S 的线性组合 $\Leftrightarrow V(T) \subseteq V(S)$.

(2) S 与 T 等价 $\Leftrightarrow V(S) = V(T)$.

(3) 如果 S_2 是 S_1 的线性组合, 且 S_3 是 S_2 的线性组合, 则 S_3 是 S_1 的线性组合.

(4) 如果 S_1 与 S_2 等价, 且 S_2 与 S_3 等价, 则 S_1 与 S_3 等价.

2. 线性相关与线性无关

定义 2.5.5 设 V 是 F 上的线性空间, S 是 V 的任意子集. 如果对 S 的某个有限子集 $S_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$, 存在 F 中不全为 0 的数 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 满足条件

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_k \alpha_k = 0$$

就称 S 线性相关.

反过来, 如果对 S 的每个有限子集 $S_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$, F 中满足条件

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_k \alpha_k = 0$$

的数 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 只有 $\lambda_1 = \dots = \lambda_k = 0$, 就称 S 线性无关. \square

定理 2.5.3 设 V 是数域 F 上的线性空间, S 是 V 的任一非空子集. 则

S 线性相关 $\Leftrightarrow S$ 中某个向量 α_i 是其余向量的线性组合.

有限向量组 $S = \{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$ 线性相关 \Leftrightarrow 其中某个 α_j 是它前面的向量 $\alpha_i (j < i)$ 的线性组合. 如果这个有限向量组 S 中 $\alpha_i \neq 0$, 并且每个 $\alpha_i (2 \leq i \leq k)$ 都不是它前面的向量 $\alpha_j (j < i)$ 的线性组合, 那么 S 线性无关. \square

2.4

1. 已知 5 元线性方程组的系数矩阵的秩为 3, 且以下向量是它的解
 $X_1 = (1, 1, 1, 1, 1), X_2 = (1, 2, 3, 4, 5), X_3 = (1, 0, -3, -2, -3)$.

- (1) 求方程组的通解.
- (2) $X_1 + X_2 + X_3$ 是否是方程组的解?
- (3) $\frac{1}{3}(X_1 + X_2 + X_3)$ 是否是方程组的解?

不是
是

11. 某齐次线性方程组 $AX=0$ 的系数矩阵 A 的秩为 3, 且 X_1, X_2, X_3 是它的三个解向量, 且 X_1, X_2, X_3 线性无关, 求该方程组的通解.

$X_1 = X_2 - X_3 = (0, 1, 2, 3, 4), X_2 = X_1 + X_3 = (0, -1, -4, -3, -4)$ 是线性无关, 构成一组基. 通解为 $(1, 1, 2, 3, 4)$

2.5

3. 设整数 $k \geq 2$, 数域 F 上的线性空间 V 中的向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 线性相关. 证明: 存在不全为 0 的数 $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in F$, 使得对任何 α_{k+1} , 向量组 $\{\alpha_1 + \lambda_1 \alpha_{k+1}, \dots, \alpha_k + \lambda_k \alpha_{k+1}\}$ 线性相关.

不全为 0, 取 $c_1, \dots, c_k, c_{k+1} = 0$, 且 $k \geq 2$ 则 $c_1 \alpha_1 + \dots + c_k \alpha_k = 0$ 有非零解 $(c_1, \dots, c_k) \neq (0, \dots, 0)$

5. 设向量组 S, T 的秩分别为 s, t , 求证: 向量组 $S \cup T$ 的秩 $\leq s + t$.

S, T 为 S, T 的极大线性无关组, 对 $S \cup T$, 则 $\alpha \in S$ 或 $\alpha \in T$ 或 α 不在 S, T 中. 则 $S \cup T$ 的秩 $\leq s + t$.

2.7

2. 设 W_1, W_2 分别是数域 F 上的线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 0 \\ x_2 + 2x_3 + x_4 = 0 \end{cases} \quad \text{与} \quad \begin{cases} x_1 + 2x_2 + 4x_3 + 2x_4 = 0 \\ x_2 + 4x_3 + 3x_4 = 0 \end{cases}$$

的解空间. 分别求 $W_1 + W_2$ 及 $W_1 \cap W_2$ 的维数并各求出一组基.

(1) 对 W_1 的基 $\{(1, -2, 1, 0), (1, 0, 1, 1)\}$, 对 W_2 的基 $\{(1, -1, 1, 1), (1, 0, 1, 1)\}$. 故 $W_1 + W_2$ 的基为 $\{(1, -2, 1, 0), (1, 0, 1, 1)\}$

(2) 对 $W_1 \cap W_2$ 的基 $\{(1, -1, 1, 1)\}$. 故 $W_1 \cap W_2$ 的基为 $\{(1, -1, 1, 1)\}$

秩三 行列式
知识点及例题

定义 3.1.1 由 n 个不同的自然数 $1, 2, \dots, n$ 按照任何一种顺序排成的一个有序数组 $(j_1 j_2 \dots j_n)$ 称为一个 n 元排列 (permutation).

定义 3.1.2 排列 $(j_1 j_2 \dots j_n)$ 中每出现一对 $p < q$ 使 $j_p > j_q$, 就称 (j_p, j_q) 是该排列的一个逆序 (reverse order). 排列 $(j_1 j_2 \dots j_n)$ 中逆序的个数称为这个排列的逆序数 (number of reverse order), 记为 $\tau(j_1 j_2 \dots j_n)$. 如果逆序数 $\tau(j_1 j_2 \dots j_n)$ 为奇数, 就称这个排列为奇排列 (odd permutation); 如果逆序数为偶数, 就称这个排列为偶排列 (even permutation).

定义 3.1.3 在一个 n 元排列 $(j_1 j_2 \dots j_n)$ 中, 将某两个数码 j_p, j_q 的位置互换, 其余数码位置不变, 就称为这个排列的一次对换 (transposition).

定理 3.1.1 任一个排列经过任一次对换, 必改变奇偶性.

定理 3.1.2 每个排列 $(j_1 j_2 \dots j_n)$ 都可以经过有限次对换变成标准排列 $(12 \dots n)$. 同一个排列 $(j_1 j_2 \dots j_n)$ 变成标准排列所经过的对换的次数 s 不唯一, 但是 s 的奇偶性是唯一的, 并且与排列的奇偶性相同.

将 n^2 个数 $a_{ij} (i, j = 1, 2, \dots, n)$ 排成 n 行 n 列的形式, 按照下式

$$\Delta = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{(j_1 j_2 \dots j_n)} (-1)^{\tau(j_1 j_2 \dots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \dots a_{nj_n} \quad (3.1.1)$$

计算得到的一个数, 称为 n 阶行列式 (determinant of order n).

命题 3.2.1

$$\Delta = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{(i_1 i_2 \dots i_n)} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \dots i_n)} a_{i_1 1} a_{i_2 2} \dots a_{i_n n} \quad (3.2.1)$$

定义 3.2.1 将 $m \times n$ 矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

的行列互换, 也就是将 A 的各行元依次作为各列元, 得到的 $n \times m$ 矩阵

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

称为矩阵 A 的转置 (transpose), 记为 A^T .

设行列式 $\Delta = \det A$, 则 $\det A^T$ 称为 Δ 的转置, 记作 Δ^T .

性质 1 $\det A = \det A^T$. 即: 行列式经转置, 其值不变.

性质 2 将行列式 Δ 的某一行 (设为第 k 行) α_k 拆成两个行向量之和 $\alpha_k = \beta_k + \gamma_k$, 则 Δ 可以相应地写成两个行列式 Δ_1, Δ_2 之和, Δ_1, Δ_2 的第 k 行分别等于 β_k, γ_k , 其余各行与 Δ 相同:

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{k1} + c_{k1} & b_{k2} + c_{k2} & \dots & b_{kn} + c_{kn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{k1} & b_{k2} & \dots & b_{kn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{k1} & c_{k2} & \dots & c_{kn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

性质 3 将行列式的任意一行乘以常数 λ , 则行列式值变为原来的 λ 倍.

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda a_{k1} & \lambda a_{k2} & \dots & \lambda a_{kn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \lambda \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \dots & a_{kn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

3. 设 W_1, W_2 分别是数域 F 上齐次线性方程组 $x_1 + x_2 + \dots + x_n = 0$ 与 $x_1 = x_2 = \dots = x_n$ 的解空间. 求证: $F^n = W_1 \oplus W_2$.

设 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in W_1 \cap W_2$, 则 $x_1 + x_2 + \dots + x_n = 0$ 且 $x_1 = x_2 = \dots = x_n$. 故 $n x_1 = 0 \Rightarrow x_1 = 0 \Rightarrow X = (0, 0, \dots, 0)$. 故 $W_1 \cap W_2 = \{0\}$. 又 $W_1 + W_2 = F^n$. 故 $F^n = W_1 \oplus W_2$.

性质 4 行列式两行互换, 行列式的值变为原来值的相反数. 即:

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{p1} & a_{p2} & \dots & a_{pn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{q1} & a_{q2} & \dots & a_{qn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = - \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{q1} & a_{q2} & \dots & a_{qn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{p1} & a_{p2} & \dots & a_{pn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

性质 5 如果行列式某行 (列) 元全为 0, 则行列式值为 0.

性质 6 如果行列式某两行 (列) 相等, 则行列式值为 0.

性质 7 如果行列式某两行 (列) 成比例, 则行列式的值为 0.

性质 8 将行列式的某一行 (列) 的 λ 倍加到另一行 (列), 行列式的值不变.

例: 三阶行列式 $\Delta = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \\ 3 & 4 & 5 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & -2 & -4 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \end{vmatrix} = 0$

例: 四阶行列式 $\Delta = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \\ 3 & 4 & 5 & 6 \\ 4 & 5 & 6 & 7 \end{vmatrix} = (1-2+3-4) \begin{vmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 3 & 4 & 5 \\ 4 & 5 & 6 \end{vmatrix} = (-2) \begin{vmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 3 & 4 & 5 \\ 4 & 5 & 6 \end{vmatrix} = (-2) \begin{vmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & -2 & -4 \end{vmatrix} = (-2) \begin{vmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \end{vmatrix} = 0$

例: 四阶行列式 $V(x_1, x_2, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & \dots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix}$ (Vandermonde 行列式)

$$V_n = \begin{vmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^{n-1} \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \dots & x_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$$

1. 行列式按一行 (列) 展开

命题 3.3.2 行列式 Δ 的值, 等于它的任意一行各元分别乘以各自的代数余子式的乘积之和:

$$\Delta = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij} \quad \text{例: } \Delta = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij}$$

也等于它的任意一列各元分别乘以各自的代数余子式的乘积之和:

$$\Delta = \sum_{i=1}^n a_{ij} A_{ij}$$

定理 3.3.3

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} A_{kj} = \begin{cases} \Delta, & \text{当 } k=i, \\ 0, & \text{当 } k \neq i; \end{cases} \quad \sum_{i=1}^n a_{ik} A_{ij} = \begin{cases} \Delta, & \text{当 } k=j, \\ 0, & \text{当 } k \neq j. \end{cases}$$

例: $\begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \\ 3 & 4 & 5 \end{vmatrix}$ 按第一行展开 $\Delta_1 = 1 \cdot \begin{vmatrix} 3 & 4 \\ 4 & 5 \end{vmatrix} - 2 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 4 \\ 3 & 5 \end{vmatrix} + 3 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 4 \end{vmatrix} = 1 \cdot (15-16) - 2 \cdot (10-12) + 3 \cdot (8-9) = -1 + 4 - 3 = 0$

2. 行列式按若干行 (列) 展开

定理 3.3.5 (Laplace 展开定理) 设 $|A|$ 是 n 阶行列式. 对任意正整数 $r < n$, 任意取定 r 个指标 $i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n$, 则 $|A|$ 的值等于它的第 i_1, i_2, \dots, i_r 行 (或列) 元组成的所有的 r 阶子式分别与它们的代数余子式的乘积之和. 得

$$|A| = \sum_{1 \leq k_1 < \dots < k_r \leq n} \begin{vmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_r \\ k_1 & k_2 & \dots & k_r \end{vmatrix} \begin{vmatrix} i_{r+1} & \dots & i_n \\ k_{r+1} & \dots & k_n \end{vmatrix} = \sum_{1 \leq k_1 < \dots < k_r \leq n} \begin{vmatrix} k_1 & k_2 & \dots & k_r \\ i_1 & i_2 & \dots & i_r \end{vmatrix} \begin{vmatrix} k_{r+1} & \dots & k_n \\ i_{r+1} & \dots & i_n \end{vmatrix}$$

其中 i_{r+1}, \dots, i_n 由 $1, 2, \dots, n$ 中去掉 i_1, i_2, \dots, i_r 之后剩下的数按从小到大顺序排列得到, k_{r+1}, \dots, k_n 由 $1, 2, \dots, n$ 中去掉 k_1, k_2, \dots, k_r 之后剩下的数按从小到大顺序排列得到.

性质 2'

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & b_{1k} + c_{1k} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & b_{2k} + c_{2k} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & b_{nk} + c_{nk} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & b_{1k} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & b_{2k} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & b_{nk} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & c_{1k} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & c_{2k} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & c_{nk} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

性质 3' 将行列式的任意一列乘以常数 λ , 则行列式值变为原来的 λ 倍.

行列式中任一列的公因子可以提到行列式的外面. \square

推论 3.4.2 设 A 是 n 阶方阵. 则如下命题等价:

- (1) $|A| \neq 0$;
- (2) A 的列向量线性无关;
- (3) A 的行向量线性无关;
- (4) $\text{rank } A = n$.

例 3 设 $|A|$ 是 n 阶行列式, 正整数 $r < n$. 如果 $|A|$ 的所有的 r 阶子式都等于 0, 求证: $|A| = 0$.

证明 $|A|$ 等于前 r 行元组成的所有的 r 阶子式与它们的代数余子式的乘积之和. 由于所有的 r 阶子式都等于 0, 它们与各自的代数余子式的乘积之和也是 0. 因此 $|A| = 0$. \square

Cramer 法则

推论 3.4.1 如果由 n 个方程组成的 n 元齐次线性方程组的系数行列式 $\Delta \neq 0$, 则方程组有唯一解 $(x_1, x_2, \dots, x_n) = (0, 0, \dots, 0)$. \square

定理 3.4.2 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in F^{n \times 1}$, Δ 是依次以 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 为各列组成的行列式. 则: $\{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 是 $F^{n \times 1}$ 的一组基 $\Leftrightarrow \Delta \neq 0$.

定理 3.4.3 (Cramer 法则) 如果 n 元线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots\dots\dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases} \quad (3.4.1)$$

的系数行列式 $\Delta \neq 0$, 则方程组有唯一解

$$(x_1, \dots, x_j, \dots, x_n) = \left(\frac{\Delta_1}{\Delta}, \dots, \frac{\Delta_j}{\Delta}, \dots, \frac{\Delta_n}{\Delta} \right)$$

其中 Δ_j 是将 Δ 的第 j 列各元分别换成 b_1, \dots, b_n 得到的行列式.

教材习题

3.3

$$\begin{vmatrix} x & y & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & x & y & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & x & y \\ y & 0 & 0 & \cdots & 0 & x \end{vmatrix} = x \cdot x^{n-1} + (-1)^n y \cdot y^{n-1} = x^n + (-1)^n y^n$$

$$\begin{vmatrix} a+b & a & 0 & \cdots & 0 \\ b & a+b & a & \cdots & 0 \\ 0 & b & a+b & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a+b \end{vmatrix}$$

$D_n = (a+b)D_{n-1} - abD_{n-2}$
由 $D_n - aD_{n-1} = b(D_{n-1} - aD_{n-2})$ 递推得 $D_n = \frac{b^{n+1} - a^{n+1}}{b-a}$

3. 求证:

$$\begin{vmatrix} a_{11} + x_1 & \cdots & a_{1n} + x_n \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} + x_1 & \cdots & a_{nn} + x_n \end{vmatrix} = \det A + \sum_{j=1}^n x_j \sum_{k=1}^n A_{jk}$$

其中 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, A_{jk} 是 $\det A$ 中的代数余子式.

方法: 升阶法. $LH = \begin{vmatrix} x_1 & \cdots & x_n \\ a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_1 & \cdots & x_n \\ a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$ 按第 1 行展开: $D = \det A + \sum_{j=1}^n x_j (-1)^{1+j} A_{1j}$

$D = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+1} D_{1k}$ 升阶法. D_{1k} 升阶法. $D_{1k} = \det A + \sum_{j=1}^n x_j (-1)^{1+j} A_{jk}$

例 1 计算行列式

$$\Delta = \begin{vmatrix} \lambda_1 + a_1 b_1 & a_1 b_2 & a_1 b_3 & \cdots & a_1 b_n \\ a_2 b_1 & \lambda_2 + a_2 b_2 & a_2 b_3 & \cdots & a_2 b_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_n b_1 & a_n b_2 & a_n b_3 & \cdots & \lambda_n + a_n b_n \end{vmatrix}$$

$$\begin{vmatrix} 1+x_1 & 1+x_1^2 & \cdots & 1+x_1^n \\ 1+x_2 & 1+x_2^2 & \cdots & 1+x_2^n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1+x_n & 1+x_n^2 & \cdots & 1+x_n^n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ 1+x_1 & \cdots & 1+x_1^n \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 1+x_n & \cdots & 1+x_n^n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ 1+x_1 & \cdots & 1+x_1^n \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 1+x_n & \cdots & 1+x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i) \prod_{i=1}^n (1+x_i)$$

$LH = \begin{vmatrix} 1 & b_1 & b_2 & \cdots & b_n \\ 0 & \lambda_1 a_1 b_1 & \cdots & \cdots & \cdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_n b_1 & \cdots & \cdots & \lambda_n a_n b_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & b_1 & \cdots & b_n \\ 0 & \lambda_1 a_1 b_1 & \cdots & \cdots & \cdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_n b_1 & \cdots & \cdots & \lambda_n a_n b_n \end{vmatrix} = \prod_{i=1}^n \lambda_i \cdot \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$

第四章 矩阵的代数运算 (内容基础常用, 未列全知识点)

知识点及例题

矩阵乘法的定义 对任意正整数 m, n, p , 任意的数域 F , 任意的矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n} \in F^{m \times n}$ 和 $B = (b_{ij})_{n \times p} \in F^{n \times p}$ 可以相乘, 得到的乘积 AB 是一个 $m \times p$ 矩阵

$$AB = (c_{ij})_{m \times p}$$

它的第 (i, j) 元

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} = a_{i1} b_{1j} + a_{i2} b_{2j} + \cdots + a_{in} b_{nj}$$

矩阵乘法还有如下一些与数的乘法类似的性质:

(1) 结合律: $C(BA) = (CB)A$

对任意 $A \in F^{m \times n}$, $B \in F^{n \times m}$, $C \in F^{m \times p}$ 成立.
设 A 是方阵. 如果 $A^T = A$, 则称 A 为对称方阵 (symmetric matrix). 如果 $A^T = -A$, 就称 A 为反对称方阵 (anti-symmetric matrix), 也称斜对称方阵 (skew symmetric matrix).

将矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 中的每个元 a_{ij} 换成与它共轭的复数 $\overline{a_{ij}}$, 得到的矩阵称为 A 的共轭矩阵, 记作 \overline{A} . 也就是说: $\overline{A} = (\overline{a_{ij}})_{m \times n}$. 容易验证, 关于矩阵的共轭的以下性质成立:

- (1) $\forall A, B \in C^{m \times n}, \overline{A+B} = \overline{A} + \overline{B}$;
- (2) $\forall \lambda \in C, A \in C^{m \times n}, \overline{\lambda A} = \overline{\lambda} \overline{A}$;
- (3) $\forall A \in C^{m \times n}, B \in C^{n \times p}, \overline{AB} = \overline{A} \overline{B}$;
- (4) $\forall A \in C^{m \times n}, \overline{A^T} = \overline{A}^T$.

设 $A \in C^{m \times n}$. 如果 $\overline{A^T} = A$, 就称 A 为 Hermite 方阵 (Hermitian matrix). 如果 $\overline{A^T} = -A$, 就称 A 为反 Hermite 方阵 (anti Hermitian matrix). 显然, 实 Hermite 方阵就是对称方阵, 实斜 Hermite 方阵就是反对称方阵.

4. 分块矩阵的转置

设矩阵 $A \in F^{m \times n}$ 写成分块形式

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1q} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2q} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{p1} & A_{p2} & \cdots & A_{pq} \end{pmatrix}$$

则 A 的转置

$$A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{12}^T & \cdots & A_{1p}^T \\ A_{21}^T & A_{22}^T & \cdots & A_{2p}^T \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{q1}^T & A_{q2}^T & \cdots & A_{qp}^T \end{pmatrix}$$

定义 4.4.1 如下方阵称为初等方阵 (elementary matrix):

(1) 对 $1 \leq i < j \leq n$, 将 n 阶单位阵 $I_{(n)}$ 的第 i, j 两行互换得到的方阵

$$P_{ij} = \begin{pmatrix} I_{(i-1)} & & & \\ & 0 & & 1 \\ & & I_{(j-i-1)} & \\ & 1 & & 0 \\ & & & & I_{(n-j)} \end{pmatrix}$$

(2) 对 $1 \leq i \leq n, \lambda \neq 0$, 将 n 阶单位阵 $I_{(n)}$ 的第 i 行乘 λ 得到的方阵

$$D_i(\lambda) = \begin{pmatrix} I_{(i-1)} & & \\ & \lambda & \\ & & I_{(n-i)} \end{pmatrix}$$

(3) 对 $1 \leq i, j \leq n, i \neq j, \lambda \neq 0$, 将 n 阶单位阵 $I_{(n)}$ 的第 j 行的 λ 倍加到第 i 得到的方阵

$$T_{ij}(\lambda) = \begin{pmatrix} I_{(i-1)} & & & \\ & 1 & & \lambda \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \\ & & & & I_{(n-j)} \end{pmatrix}$$

定理 4.4.1 对矩阵 B 作初等行变换, 效果相当于对 B 左乘相应的初等方阵:

- (1) 将 B 的第 i, j 行互换: $B \mapsto P_{ij} B$.
- (2) 将 B 的第 i 行乘 $\lambda \neq 0$: $B \mapsto D_i(\lambda) B$.
- (3) 将 B 的第 j 行的 λ 倍加到第 i 行: $B \mapsto T_{ij}(\lambda) B$. \square

定理 4.4.2 (1) 对 $1 \leq i < j \leq n$, 将 n 阶单位阵的第 i, j 两列互换得到初等方阵 P_{ij} . 将任一 $p \times n$ 矩阵 B 的第 i, j 两列互换, 得到的矩阵是 BP_{ij} .

(2) 对 $1 \leq i \leq n$ 和 $\lambda \neq 0$, 将 n 阶单位阵的第 i 列乘 λ 得到初等方阵 $D_i(\lambda)$. 将任一 $p \times n$ 矩阵 B 的第 i 列乘 λ , 得到的矩阵是 $BD_i(\lambda)$.

(3) 对 $1 \leq i, j \leq n, i \neq j$ 和 $\lambda \neq 0$, 将 n 阶单位阵的第 i 列的 λ 倍加到第 j 列得到初等方阵 $T_{ij}(\lambda)$. 将任一 $p \times n$ 矩阵 B 的第 i 列的 λ 倍加到第 j 列得到 $BT_{ij}(\lambda)$. \square

6.1
线性映射

定义 6.1.1 如果映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 满足:

LM(1) 对任意 $\alpha_1, \alpha_2 \in U, \mathcal{A}(\alpha_1 + \alpha_2) = \mathcal{A}(\alpha_1) + \mathcal{A}(\alpha_2)$;

LM(2) 对任意 $\alpha \in U, \lambda \in F, \mathcal{A}(\lambda\alpha) = \lambda\mathcal{A}(\alpha)$;

则映射 \mathcal{A} 称为线性空间 U 到 V 的线性映射 (linear mapping). 当 $U = V$ 时, 线性映射 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 称为 V 的线性变换 (linear transformation). \square

一定 $\mathcal{A}(0) = 0$

设 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是线性映射. 则

(1) \mathcal{A} 将零向量 $0_U \in U$ 变到零向量 $0_V \in V$, 将 α 的负向量 $-\alpha$ 变到 $\mathcal{A}(\alpha)$ 的负向量:

$$\mathcal{A}(0_U) = 0_V, \mathcal{A}(-\alpha) = -\mathcal{A}(\alpha)$$

(2) \mathcal{A} 保持线性组合关系式不变:

$$\mathcal{A}(\lambda_1\alpha_1 + \dots + \lambda_k\alpha_k) = \lambda_1\mathcal{A}(\alpha_1) + \dots + \lambda_k\mathcal{A}(\alpha_k)$$

(3) 如果 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 线性相关, 则 $\mathcal{A}(\alpha_1), \dots, \mathcal{A}(\alpha_k)$ 线性相关.

(4) 如果 $\mathcal{A}(\alpha_1), \dots, \mathcal{A}(\alpha_k)$ 线性无关, 则 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 线性无关.

定义 6.1.2 设 U, V 是数域 F 上有限维线性空间, 分别取 U 的基 $M_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 和 V 的基 $M_2 = \{\beta_1, \dots, \beta_m\}$. 对每个 $1 \leq j \leq n$, 设 U 的基向量 α_j 在 \mathcal{A} 下的像 $\mathcal{A}(\alpha_j)$ 在基 M_2 下的坐标为

$$A_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix} \in F^{m \times 1}$$

A 是依次以 A_1, A_2, \dots, A_n 为各列组成的矩阵, 也就是

$$\mathcal{A}(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\beta_1, \dots, \beta_m)A \quad (6.1.3)$$

则 A 称为 \mathcal{A} 在基 M_1 和 M_2 下的矩阵 (matrix of \mathcal{A} with respect to bases M_1, M_2).

当 $U = V$ 时我们取 $M_1 = M_2 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$, 此时称满足条件

$$\mathcal{A}(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)A \quad (6.1.4)$$

的矩阵 A 为线性变换 \mathcal{A} 在基 M_1 下的矩阵 (matrix of \mathcal{A} with respect to basis M_1). \square

定理 6.1.1 设 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是数域 F 上有限维线性空间的映射. 取 U 的基 M_1 将 U 的向量用坐标表示, 取 V 的基 M_2 将 V 的向量用坐标表示. 如果 \mathcal{A} 所引起的坐标之间的映射可以通过某个矩阵 A 的左乘来实现:

$$\mathcal{A}: X \mapsto AX$$

则 \mathcal{A} 是线性映射, A 是 \mathcal{A} 在基 M_1, M_2 下的矩阵.

特别, 列向量空间之间由矩阵的左乘定义的映射 $\mathcal{A}: F^{m \times 1} \rightarrow F^{m \times 1}, X \mapsto AX$ 是线性映射, A 就是 \mathcal{A} 在 $F^{m \times 1}$ 和 $F^{m \times 1}$ 的自然基下的矩阵. \square

例: $\alpha_1 = (1, 1, 0), \alpha_2 = (0, 1, 1), \alpha_3 = (0, 0, 1)$ 为线性空间的基 $\alpha \mapsto \mathcal{A}\alpha$ 的基 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 为 $(1, 0), (0, 1), (1, 1)$

作坐标变换 $\mathcal{A}: F^3 \rightarrow F^3, (x, y, z) \mapsto (x, y, z)$ 即 $\mathcal{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

定理 6.1.2 设 $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 是 F 上 n 维线性空间的一组基, β_1, \dots, β_n 是 F 上 n 维线性空间 V 的任意 n 个向量, 则存在唯一的线性映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 将 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 分别映到 β_1, \dots, β_n .

推论 6.1.1 设 $S = \{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$ 是 F 上 n 维线性空间的任何一组线性无关的向量, β_1, \dots, β_k 是 V 中任意 k 个向量. 则存在线性映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 将 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 分别映到 β_1, \dots, β_k , 但当 $k < n$ 时 \mathcal{A} 不唯一.

定义 6.1.3 设 V 是 F 上有限维线性空间. 则线性映射 $f: V \rightarrow F$ 称为 V 上的线性函数 (linear function), 它满足条件:

LM(1) 对任意 $\alpha_1, \alpha_2 \in V, f(\alpha_1 + \alpha_2) = f(\alpha_1) + f(\alpha_2)$;

LM(2) 对任意 $\alpha \in V, \lambda \in F, f(\lambda\alpha) = \lambda f(\alpha)$. \square

定义 6.1.4 V 上全体线性函数组成的集合, 也就是 $L(V, F)$, 是 F 上的 n 维线性空间. $L(V, F)$ 称为 V 的对偶空间 (dual space), 记作 V^* . 设 $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 是 V 的任意一组基, 将每个 $f \in V^* = L(V, F)$ 在基 M 下的矩阵 $A \in F^{1 \times n}$ 记作 $\sigma(f)$, 则 $V^* \rightarrow F^{1 \times n}$ 是 V^* 到 n 维行向量空间 $F^{1 \times n}$ 的同构映射. 对每个 $1 \leq i \leq n$ 定义线性函数

$$\alpha_i^*: V \rightarrow F, x_1\alpha_1 + \dots + x_n\alpha_n \mapsto x_i$$

从而

$$\alpha_i^*(\alpha_j) = 1, \alpha_i^*(\alpha_k) = 0, \forall j \neq i$$

则 $\{\alpha_1^*, \dots, \alpha_n^*\}$ 是 V^* 的一组基, 称为 V 的基 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 的对偶基 (dual basis). \square

则 P 称为基 M_1 到 M_2 的过渡矩阵 (transition matrix). 它可以由等式

$$(\beta_1, \dots, \beta_m) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)P \quad (6.2.2)$$

定义. 表示

$$\beta_j = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)P_j = p_{1j}\alpha_1 + \dots + p_{nj}\alpha_n, \forall 1 \leq j \leq m$$

等式 (6.2.2) 称为基变换公式 (basis transformation formula).

将 V 中每个向量 β 在基 M_1 下的坐标记为 $\sigma(\beta)$, 则 $\sigma: V \rightarrow F^{m \times 1}$ 是线性空间的同构映射. 它将 V 的基 $M_2 = \{\beta_1, \dots, \beta_m\}$ 映到 $F^{m \times 1}$ 的一组基 $\{\Pi_1, \dots, \Pi_m\}$, 以这组基为列向量组成的方阵 P 的行列式 $\det P \neq 0$, 因此 P 是可逆方阵.

定理 6.2.1 有限维线性空间的两组基之间的过渡阵是可逆方阵. \square

$$X = PY \quad \text{即} \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \dots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \dots & p_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \dots & p_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \quad (6.2.6)$$

称为坐标变换公式 (coordinates transformation formula), 也就是同一个向量在两组不同的基下的坐标 X, Y 之间的关系式.

定理 6.2.2 矩阵 A, B 相抵 $\Leftrightarrow A, B$ 是同一线性映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 在两对不同的基 M_1, M_2 和 N_1, N_2 下的矩阵. 如果 M_1 到 M_2 的过渡阵是 P, N_1 到 N_2 的过渡阵是 Q , 则

$$B = Q^{-1}AP. \quad \square$$

若 $\mathcal{A}: V \rightarrow V, M_1$ 到 M_2 过渡阵为 P , 则在 M_1 下矩阵为 A , 则在 M_2 下矩阵为 $B = P^{-1}AP$

推论 6.2.1 对任意线性映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$, 存在 U 的基 $M_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 和 V 的基 $M_2 = \{\beta_1, \dots, \beta_m\}$, 使 \mathcal{A} 在基 M_1, M_2 下的矩阵为

$$S = \begin{pmatrix} I_{(r)} & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

即

$$\mathcal{A}(\alpha_j) = \beta_j, \forall 1 \leq j \leq r; \mathcal{A}(\alpha_j) = 0, \forall r+1 \leq j \leq n$$

证明: 取 U 的基 $M_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}, (u_1, \dots, u_n) = (u_1, \dots, u_n)P, P$ 为 N_1 到 M_1 过渡阵. 取 V 的基 $M_2 = \{\beta_1, \dots, \beta_m\}, (\beta_1, \dots, \beta_m) = (\beta_1, \dots, \beta_m)Q, Q$ 为 M_2 到 N_2 过渡阵. 则有 $\mathcal{A}(\alpha_j) = (\beta_1, \dots, \beta_m)QAP = S = QAP$ 即为 S 阵. \square

例 1 设

$$\mathcal{A}: F^{4 \times 1} \rightarrow F^{3 \times 1}, X \mapsto AX$$

其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \\ 3 & 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}$. 求 $F^{3 \times 1}$ 的基 $M_1 = \{X_1, X_2, X_3, X_4\}$ 与 $F^{3 \times 1}$ 的基 $M_2 = \{Y_1, Y_2, Y_3\}$, 使 \mathcal{A} 在 M_1, M_2 下的矩阵具有标准形

$$B = \begin{pmatrix} I_{(r)} & \\ & O \end{pmatrix}$$

解 M_1, M_2 满足的条件为

$$AX_i = Y_i (\forall 1 \leq i \leq r); AX_i = 0 (\forall i > r)$$

解线性方程组 $AX = 0$ 求解空间的基 $\{X_{r+1}, \dots, X_n\}$.

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \\ 3 & 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & -1 & -2 & -3 \\ 0 & -2 & -4 & -6 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

可知 $r=2, AX=0$ 的通解为

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_3 + 2x_4 \\ -2x_3 - 3x_4 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix}$$

取

$$X_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, X_4 = \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

添加

$$X_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, X_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

扩充为 $F^{4 \times 1}$ 的一组基 $M_1 = \{X_1, X_2, X_3, X_4\}$. 取

$$Y_1 = AX_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, Y_2 = AX_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$$

添加 $Y_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ 组成 $F^{3 \times 1}$ 的一组基 $M_2 = \{Y_1, Y_2, Y_3\}$.

则 \mathcal{A} 在基 M_1, M_2 下的矩阵为

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \square$$

定义 6.3.1 设 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是 F 上有限维线性空间之间的线性映射. 集合

$$\mathcal{A}(U) = \{\mathcal{A}(\alpha) \mid \alpha \in U\}$$

称为映射 \mathcal{A} 的像 (image), 也称为 \mathcal{A} 的值域 (range), 也记作 $\text{Im } \mathcal{A}$.

集合

$$\mathcal{A}^{-1}(0) = \{\alpha \in U \mid \mathcal{A}(\alpha) = 0\}$$

称为映射 \mathcal{A} 的核 (kernel), 也记作 $\text{Ker } \mathcal{A}$. \square

每个矩阵 $A \in F^{m \times n}$ 的左乘作用都引起列向量空间之间的线性映射 $\mathcal{A}: F^{n \times 1} \rightarrow F^{m \times 1}, X \mapsto AX$. 我们也常用 $\text{Ker } A, \text{Im } A$ 来表示这个线性映射 \mathcal{A} 的核 $\text{Ker } \mathcal{A}$ 和像 $\text{Im } \mathcal{A}$.

命题 6.3.1 任意线性映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 的像 $\text{Im } \mathcal{A}$ 是 V 的子空间, 核 $\text{Ker } \mathcal{A}$ 是 U 的子空间.

定义 6.3.2 线性映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 的像 $\text{Im } \mathcal{A}$ 的维数称为 \mathcal{A} 的秩 (rank), 记作 $\text{rank } \mathcal{A}$. \square

引理 6.3.2 设 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是数域 F 上有限维线性空间之间的线性映射, $M_0 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_r\}$ 是 $\text{Ker } \mathcal{A}$ 的一组基, $S = \{u_1, \dots, u_s\}$ 是 U 的一个向量组. 记 $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_r, u_1, \dots, u_s\}$ 为 M_0 添加 S 得到的向量组, $\mathcal{A}(S) = \{\mathcal{A}(u_1), \dots, \mathcal{A}(u_s)\}$ 是 S 的像. 则

(1) M 线性无关 $\Leftrightarrow \mathcal{A}(S)$ 线性无关;

(2) M 是 U 的基 $\Leftrightarrow \mathcal{A}(S)$ 是 $\text{Im } \mathcal{A} = \mathcal{A}(U)$ 的基.

定理 6.3.3 设 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是有限维线性空间之间的线性映射, $\text{rank } \mathcal{A} = r, n = \dim U, m = \dim V$. 则

$$\dim U = \text{rank } \mathcal{A} + \dim \text{Ker } \mathcal{A}$$

且存在 U 的基 $M_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 和 V 的基 $M_2 = \{\beta_1, \dots, \beta_m\}$, 使 \mathcal{A} 在基 M_1, M_2 下的矩阵为

$$\begin{pmatrix} I_{(r)} & \\ & O \end{pmatrix} \in F^{m \times n}$$

命题 6.3.4 设 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是有限维线性空间之间的线性映射, $A \in F^{m \times n}$ 是 \mathcal{A} 在任意一对基下的矩阵, $V_A = \{X \in F^{n \times 1} \mid AX = 0\}$ 是以 A 为系数矩阵的齐次线性方程组的解空间. 则

$$\text{rank } A = \text{rank } \mathcal{A}, \dim V_A = \dim \text{Ker } \mathcal{A}$$

命题 6.3.5 线性映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是单射的充分必要条件是 $\text{Ker } \mathcal{A} = \mathbf{0}$.
 证明 设 \mathcal{A} 是单射. 则 $\mathcal{A}(\alpha) = \mathcal{A}(\mathbf{0}) \Rightarrow \alpha = \mathbf{0}$, 即 $\text{Ker } \mathcal{A} = \mathbf{0}$.
 反过来, 设 $\text{Ker } \mathcal{A} = \mathbf{0}$. 则

$$\begin{aligned} \mathcal{A}(\alpha) = \mathcal{A}(\beta) &\Rightarrow \mathcal{A}(\alpha) - \mathcal{A}(\beta) = \mathbf{0} \Rightarrow \mathcal{A}(\alpha - \beta) = \mathbf{0} \\ &\Rightarrow \alpha - \beta \in \text{Ker } \mathcal{A} = \mathbf{0} \Rightarrow \alpha - \beta = \mathbf{0} \Rightarrow \alpha = \beta \end{aligned}$$

这说明 \mathcal{A} 是单射. \square

推论 6.3.1 线性映射 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是可逆映射 $\Leftrightarrow \text{Im } \mathcal{A} = V$ 且 $\text{Ker } \mathcal{A} = \mathbf{0}$. \square

命题 6.3.6 设 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是有限维空间之间的线性映射. 则 \mathcal{A} 是可逆映射的充分必要条件是, 以下 3 个条件中的任意两个条件同时成立:

- (1) $\dim U = \dim V = n$.
- (2) $\text{Ker } \mathcal{A} = \mathbf{0}$.
- (3) $\text{Im } \mathcal{A} = V$.

例 2 设 $A \in F^{n \times n}$. 如果 $\text{rank } A^k = \text{rank } A^{k+1}$ 对某个正整数 k 成立, 求证: $\text{rank } A^k = \text{rank } A^{k+s}$ 对所有正整数 s 成立.

证明 取 $V = F^{n \times 1}$, 定义线性映射 $\mathcal{A}: V \rightarrow V, X \mapsto AX$. 则对任意正整数 m , 有 $\mathcal{A}^m: V \rightarrow V, X \mapsto A^m X$.

我们有: $\text{rank } \mathcal{A}^k = \text{rank } A^k = \text{rank } A^{k+1} = \text{rank } \mathcal{A}^{k+1}$. 即:

$$\dim \mathcal{A}^k(V) = \dim \mathcal{A}^{k+1}(V) \quad (6.3.6)$$

而 $\mathcal{A}^{k+1}(V) = \mathcal{A}^k(\mathcal{A}(V)) \subseteq \mathcal{A}^k(V)$. 因此, (6.3.6) 导致

$$\mathcal{A}^{k+1}(V) = \mathcal{A}^k(\mathcal{A}(V)) \quad (6.3.7)$$

对任意正整数 m , 将等式 (6.3.7) 两边同时用 \mathcal{A}^m 作用得

$$\mathcal{A}^{k+m+1}(V) = \mathcal{A}^{k+m}(V)$$

从而

$$\text{rank } A^{k+m+1} = \dim \mathcal{A}^{k+m+1}(V) = \dim \mathcal{A}^{k+m}(V) = \text{rank } A^{k+m}$$

因而

$$\text{rank } A^k = \text{rank } A^{k+1} = \text{rank } A^{k+2} = \dots = \text{rank } A^{k+s}$$

对所有的正整数 s 成立. \square

例 3 $A \in F^{n \times n}, k \in \mathbb{N}^+$. 证明 $\text{rank } A^k - \text{rank } A^{k+1} \geq \text{rank } A^{k+2} - \text{rank } A^{k+3}$.

证明 取 $V = F^{n \times 1}$. 定义线性映射 $\mathcal{A}: V \rightarrow V, X \mapsto AX$. 则 $\mathcal{A}^k(V) = \mathcal{A}^{k+1}(V) \supseteq \mathcal{A}^{k+2}(V) \supseteq \mathcal{A}^{k+3}(V)$.

取 $U = \mathcal{A}^k(V) \supseteq \mathcal{A}^{k+1}(V) \supseteq \mathcal{A}^{k+2}(V) \supseteq \mathcal{A}^{k+3}(V)$.
 有 $\dim U = \text{rank } A^k, \dim \mathcal{A}^k(V) = \text{rank } A^k, \dim \mathcal{A}^{k+1}(V) = \text{rank } A^{k+1}, \dim \mathcal{A}^{k+2}(V) = \text{rank } A^{k+2}, \dim \mathcal{A}^{k+3}(V) = \text{rank } A^{k+3}$.

$\dim \mathcal{A}^k(V) - \dim \mathcal{A}^{k+1}(V) = \text{rank } A^k - \text{rank } A^{k+1}, \dim \mathcal{A}^{k+1}(V) - \dim \mathcal{A}^{k+2}(V) = \text{rank } A^{k+1} - \text{rank } A^{k+2}$.

$\text{rank } A^k - \text{rank } A^{k+1} \geq \text{rank } A^{k+1} - \text{rank } A^{k+2}$.
 $\text{rank } A^{k+1} - \text{rank } A^{k+2} \geq \text{rank } A^{k+2} - \text{rank } A^{k+3}$.

定义 6.4.1 设 V 是数域 F 上有限维向量空间, 维数为 n . 则 V 到自身的线性映射 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 称为 V 的线性变换 (linear transformation). \square

定义 6.4.2 设 A, B 是数域 F 上两个 n 阶方阵. 如果存在 F 上 n 阶可逆方阵 P , 使 $B = P^{-1}AP$, 就称 A, B 在 F 上相似 (similar).

定理 6.4.1 矩阵 $A, B \in F^{n \times n}$ 相似当且仅当它们是 F 上同一 n 维空间 V 的同一线性变换在两组基下的矩阵. \square

命题 6.4.2 方阵之间的相似关系满足下列性质:

- (1) 自反性 任意 $A \in F^{n \times n}$ 与自身相似.
- (2) 对称性 如果 $F^{n \times n}$ 中 A 与 B 相似, 则 B 与 A 相似.
- (3) 传递性 设 $A, B, C \in F^{n \times n}$, 且 A 与 B 相似, B 与 C 相似, 则 A 与 C 相似.

命题 6.4.3 设方阵 A, B 相似, $B = P^{-1}AP$ 对 F 上可逆方阵 P 成立. $f(\lambda) \in F[\lambda]$ 是系数在 F 中的任一多项式. 则

$$f(B) = P^{-1}f(A)P.$$

也就是说: A 与 B 相似 $\Rightarrow f(A)$ 与 $f(B)$ 相似, 从而 $\text{rank } f(A) = \text{rank } f(B)$. 特别, $f(A) = \mathbf{0}$ 当且仅当 $f(B) = \mathbf{0}$.

定义 6.5.1 如果可以选基 $\{\beta_1, \dots, \beta_n\}$ 使 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵 B 是对角阵, 就称 \mathcal{A} 可对角化 (diagonalizable). 如果方阵 A 相似于某个对角阵 B , 就称 A 可对角化. \square

定义 6.5.2 设 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 是 V 的线性变换. 如果非零向量 $\beta \in V$ 被 \mathcal{A} 映到它的某个倍向量, 即 $\mathcal{A}(\beta) = \lambda\beta$ 对某个 $\lambda \in F$ 成立, 就称 λ 是 \mathcal{A} 的特征值 (eigenvalue), β 是 \mathcal{A} 的属于特征值 λ 的特征向量 (eigenvector).

定理 6.5.1 线性变换 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 可对角化的充分必要条件是: 存在 \mathcal{A} 的一组特征向量 β_1, \dots, β_n 组成 V 的一组基. \square

算法 6.5.1 求方阵 $A \in F^{n \times n}$ 的特征值和特征向量:

- (1) 求出 $\varphi_A(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \lambda^n + \dots$, 它是 λ 的 n 次多项式, 称为 A 的特征多项式 (eigenpolynomial);
- (2) 解一元 n 次方程 $\varphi_A(\lambda) = 0$, 求出它在 F 中的所有的不同的根 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$, 就是 A 的特征值 (也称为 A 的特征根);
- (3) 对 A 的每个特征值 λ_i , 齐次线性方程组 $(A - \lambda_i I)X = \mathbf{0}$ 必然有非零解. $(A - \lambda_i I)X = \mathbf{0}$ 的非零解就是 A 的属于特征值 λ_i 的特征向量. \square

如果要求线性变换 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 的特征值和特征向量, 先取 V 的任一组基 $M = \{\beta_1, \dots, \beta_n\}$, 设 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵为 A . 则方阵 A 的特征值就是 \mathcal{A} 的特征值. 以 A 的特征向量为坐标 (在基 M 下的坐标) 的向量就是 \mathcal{A} 的特征向量.

定理 6.5.2 如果 A, B 相似, 则 A, B 的特征多项式相同, 从而 A, B 的特征值完全相同. 换句话说: 特征多项式和特征值是相似不变量.

定义 6.5.3 设 \mathcal{A} 是数域 F 上 n 维向量空间 V 的线性变换, A 是 \mathcal{A} 在 V 的任意一组基下的矩阵. 则 A 的特征多项式 $\det(\lambda I - A)$ 称为 \mathcal{A} 的特征多项式, 记作 $\varphi_{\mathcal{A}}(\lambda)$. \square

命题 6.5.3 设 A 的特征多项式

$$\varphi_A(\lambda) = \lambda^n + a_1\lambda^{n-1} + \dots + a_{n-1}\lambda + a_n$$

$$= (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2)\dots(\lambda - \lambda_n) \quad (6.5.15)$$

则

$$\text{tr } A = -a_1 = \lambda_1 + \dots + \lambda_n$$

$$\det A = (-1)^n a_n = \lambda_1 \dots \lambda_n$$

例 1 已知 \mathbb{R}^3 的两组基 $M_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}, M_2 = \{\beta_1, \beta_2, \beta_3\}$, 其中 $\alpha_1 = (1, 2, 3), \alpha_2 = (2, 1, 0), \alpha_3 = (1, 0, 0); \beta_1 = (1, 1, 2), \beta_2 = (2, 1, 3), \beta_3 = (4, 3, 8)$.

- (1) 求基 M_1 到 M_2 的过渡矩阵.
- (2) 分别求向量 $\alpha = \alpha_1 + 3\alpha_2 - 4\alpha_3$ 在基 M_1 和 M_2 下的坐标.
- (3) \mathbb{R}^3 的线性变换 \mathcal{A} 将 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 分别映到 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$. 分别求 \mathcal{A} 在两组基下的矩阵.

解 (1) $M_2 = M_1 P$ 可写为 $(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) P$. 即 $(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) P$.
 $P = P^{-1}AP = P^{-1}PP = P$

6.6
特征子空间

多项式 $\varphi_A(\lambda)$ 的分解式 (6.5.15) 中的 n 个根 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 可能重复. 如果 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 是 $\varphi_A(\lambda)$ 的全部不同的特征值, 则 $\varphi_A(\lambda)$ 的分解式写成

$$\varphi_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} (\lambda - \lambda_2)^{n_2} \dots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$$

其中每个一次因子 $\lambda - \lambda_i$ 的指数 n_i 称为特征值 λ_i 的代数重数 (algebraic multiplicity), 至少为 1. 各根的代数重数之和 $n_1 + n_2 + \dots + n_k = n$.

命题 6.5.4 如果方阵 A 是准上三角形矩阵 (或准下三角形矩阵), 则 A 的特征多项式等于它的对角块的特征多项式的乘积.

特别, 如果 A 是上三角形矩阵 (或下三角形矩阵), 则它的对角元就是它的全部特征值.

相似, 特征值, 特征多项式, 不变

定义 6.6.1 设 $\lambda_0 \in F$ 是矩阵 $A \in F^{n \times n}$ 的特征值, 则

$$V_{\lambda_0} = \{X \in F^{n \times 1} \mid (A - \lambda_0 I)X = \mathbf{0}\} = \{X \in F^{n \times 1} \mid AX = \lambda_0 X\}$$

是 $F^{n \times 1}$ 的子空间, 称为 A 的属于特征值 λ_0 的特征子空间 (eigensubspace).
 设 $\lambda_0 \in F$ 是线性变换 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 的特征值, 则

$$V_{\lambda_0} = \{\alpha \in V \mid \mathcal{A}(\alpha) = \lambda_0 \alpha\} = \text{Ker}(\mathcal{A} - \lambda_0 \mathcal{I})$$

是 V 的子空间, 称为 \mathcal{A} 的属于特征值 λ_0 的特征子空间. \square

推论 6.6.1 对每个 $1 \leq i \leq k$, 设 $\dim V_{\lambda_i} = m_i, \alpha_{i1}, \dots, \alpha_{im_i}$ 是 V_{λ_i} 的一组基. 则各特征子空间 V_{λ_i} 的基 M_i 所含向量共同组成的集合 $S = \{\alpha_{ij} \mid 1 \leq i \leq k, 1 \leq j \leq m_i\}$ 线性无关, 它包含 $m_1 + m_2 + \dots + m_k$ 个线性无关的特征向量, 是 \mathcal{A} 的特征向量集合的一个极大线性无关组.

V 的线性变换 \mathcal{A} 可对角化 $\Leftrightarrow \mathcal{A}$ 的各特征子空间 V_{λ_i} 的维数之和等于 $\dim V$.

定义 6.6.2 设 λ_i 是线性变换 \mathcal{A} 的任意一个特征值, 则特征子空间 V_{λ_i} 的维数 m_i 称为 λ_i 的几何重数 (geometric multiplicity). \square

定理 6.6.2 设 λ_i 是线性变换 \mathcal{A} 的特征值, 它的代数重数为 n_i , 几何重数为 m_i , 则

- (1) $1 \leq m_i \leq n_i$.
- (2) \mathcal{A} 可对角化的充分必要条件是: 每个特征值的几何重数都等于代数重数.

推论 6.6.2 如果 \mathcal{A} 的所有特征值都是单根 (即代数重数都为 1), 则 \mathcal{A} 可对角化. \square

定义 6.7.1 设 $A \in F^{n \times n}$. 如果系数在 F 中的非零多项式 $f(\lambda) \in F[\lambda]$ 满足条件 $f(A) = \mathbf{0}$, 就称 $f(\lambda)$ 是 A 的零化多项式 (annihilator). A 的所有化零多项式中次数最低的首一多项式称为 A 的最小多项式 (minimal polynomial), 记作 $d_A(\lambda)$.

定理 6.7.1 设 $f(\lambda)$ 是方阵 A 的零化多项式, $d_A(\lambda)$ 是 A 的最小多项式. 则: $f(\lambda)$ 是 $d_A(\lambda)$ 的倍式; $d_A(\lambda)$ 由 A 唯一决定.

定理 6.7.2 复方阵 A 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 的最小多项式没有重根.

定理 6.7.3 复数域上的 n 阶方阵 A 相似于上三角形矩阵

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ 0 & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & b_{nn} \end{pmatrix}$$

B 的主对角线元 b_{11}, \dots, b_{nn} 就是 A 的全体特征值, 并且这些特征值可以按预先指定的任何顺序排列.

推论 6.7.1 设 \mathcal{A} 是 n 维复线性空间 V 的线性变换. 则存在 V 的基使 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵为上三角形矩阵, 其主对角线元是 \mathcal{A} 的全体特征根, 并且可以按预先指定的任意顺序排列. \square

定理 6.7.4 (Cayley-Hamilton 定理) 任意方阵 $A \in F^{n \times n}$ 的特征多项式 $\varphi_A(\lambda) = \lambda^n - c_1\lambda^{n-1} + \dots + (-1)^n c_n$ 都是 A 的零化多项式. 即

$$\varphi_A(A) = A^n - c_1 A^{n-1} + \dots + (-1)^n c_n I = \mathbf{0}$$

推论 6.7.2 A 的最小多项式 $d_A(\lambda)$ 是特征多项式 $\varphi_A(\lambda)$ 的因式. 如果

$$\varphi_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 是 A 的全部不同的特征值. 则 A 的最小多项式 $d_A(\lambda)$ 为

$$d_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{k_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{k_k}$$

其中 $1 \leq k_i \leq n_i, \forall 1 \leq i \leq k$.

定义 6.7.2 如果存在正整数 k 使 $A^k = \mathbf{0}$ 对方阵 A 成立, 就称 A 是幂零的 (nilpotent). \square

推论 6.7.3 A 是幂零的 $\Leftrightarrow A$ 只有唯一的特征值 0 . \square

相似习题

6.1 判断下面所定义的变换或映射 \mathcal{A} , 哪些是线性的, 哪些不是:

线性变换

(1) 数域 F 上线性空间 V 的变换 $\mathcal{A}: \alpha \mapsto \lambda\alpha + \beta$, 其中 $\lambda \in F$ 与 $\beta \in V$ 预先给定; $\beta = \mathbf{0}$ 时是, $\beta \neq \mathbf{0}$ 时不是.

(2) 已知 $\alpha_1 = (1, -1, 1), \alpha_2 = (1, 2, 4), \alpha_3 = (1, -2, 4); \beta_1 = (1, -1), \beta_2 = (1, -2), \beta_3 = (1, 2)$.
 $k = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & -2 & 4 \end{pmatrix}$ 可逆取逆

(3) 是否存在线性映射 $\mathcal{A}: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ 将 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 映到 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$? (有 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 线性相关, $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, $AB = k$ 不能取逆)

(4) 是否存在线性映射 $\mathcal{A}: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ 将 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 映到 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$? (过 $\beta_3 = (\alpha_1, \dots, \alpha_3) = 2P \Rightarrow P = (\dots)$)

(5) 设线性变换 \mathcal{A} 把 $\alpha_1 = (0, 0, 1), \alpha_2 = (0, 1, 1), \alpha_3 = (1, 1, 1)$ 分别变换到 $\mathcal{A}(\alpha_1) = (2, 3, 5), \mathcal{A}(\alpha_2) = (1, 0, 0), \mathcal{A}(\alpha_3) = (0, 1, -1)$. 分别求 \mathcal{A} 在 F^3 的自然基 $\{e_1, e_2, e_3\}$ 以及基 $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$ 下的矩阵. (列 $\mathcal{A}(e_1, e_2, e_3) = (e_1, e_2, e_3)A = \mathcal{A}(e_1, e_2, e_3)P^{-1}$)

在 $\{e_1, e_2, e_3\}$ 下, $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$. 在 $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$ 下, A 为 \mathcal{A} 在此基下的 $(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ 的坐标.

坐标为 $X = AX$

8. 设 $\mathcal{A}: F^{1 \times 3} \rightarrow F^{1 \times 2}, (x_1, x_2, x_3) \mapsto (x_1, x_2, x_3)$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

(1) 求证 \mathcal{A} 是线性映射, 并求出 \mathcal{A} 在 $F^{1 \times 3}, F^{1 \times 2}$ 的自然基下的矩阵.

(2) 求 \mathcal{A} 在基 $M_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}, M_2 = \{\beta_1, \beta_2\}$ 下的矩阵, 其中 $\alpha_1 = (1, 1, 0), \alpha_2 = (1, 0, 1), \alpha_3 = (0, 1, 1); \beta_1 = (1, 0), \beta_2 = (1, 1)$. (有 $\mathcal{A}(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = (\beta_1, \beta_2)B, B$ 可求)

6.2 1. 已知 \mathbb{R}^3 的两组基 $M_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}, M_2 = \{\beta_1, \beta_2, \beta_3\}$, 其中 $\alpha_1 = (1, 2, 3), \alpha_2 = (2, 1, 0), \alpha_3 = (1, 0, 0); \beta_1 = (1, 1, 2), \beta_2 = (2, 1, 3), \beta_3 = (4, 3, 8)$.

- (1) 求基 M_1 到 M_2 的过渡矩阵.
- (2) 分别求向量 $\alpha = \alpha_1 + 3\alpha_2 - 4\alpha_3$ 在基 M_1 和 M_2 下的坐标.
- (3) \mathbb{R}^3 的线性变换 \mathcal{A} 将 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 分别映到 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$. 分别求 \mathcal{A} 在两组基下的矩阵.

解 (1) $M_2 = M_1 P$ 可写为 $(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) P$. 即 $(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) P$.
 $P = P^{-1}AP = P^{-1}PP = P$

6.3. 设 $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ 是有有限维线性空间之间的线性映射, W 是 U 的子空间. 求证:

$$\dim \mathcal{A}(W) \geq \dim W - \dim U + \text{rank } \mathcal{A}$$

考虑 \mathcal{A} 在 W 上的限制: $\mathcal{A}|_W: W \rightarrow V, \dim \text{Ker} \mathcal{A}|_W = \dim W - \dim \mathcal{A}(W)$
又 $\text{Ker} \mathcal{A}|_W \subseteq \text{Ker} \mathcal{A}, \dim \text{Ker} \mathcal{A} = \dim U - \text{rank } \mathcal{A} \Rightarrow \dim \text{Ker} \mathcal{A}|_W \leq \dim \text{Ker} \mathcal{A}$ 证毕

7. V 是数域 F 上 n 维线性空间, f, g 是 V 上两个线性函数. 已知 $\text{Ker } f = \text{Ker } g$, 求证:

存在非零常数 $c \in F$ 使 $g = cf$.
 $\dim \text{Im } f \leq \dim F = 1, \dim \text{Ker } f = n - \dim \text{Im } f \geq n-1$ 若 $\dim \text{Ker } f = n$, 则 $f = g = 0$. 故互至 $\dim \text{Ker } f = \dim \text{Ker } g = n-1$

将 $\text{Ker } f = \text{Ker } g = \{a_1, \dots, a_{n-1}\}$ 扩充为 V 的一组基 $\{a_1, \dots, a_n\}, S = \{1\}$ 为 F 的基. 则 f, g 在基 S, T 下矩阵为 $A = (a_1, \dots, a_n)$ 和 $B = (b_1, \dots, b_n)$

6.4 1. 以下的矩阵 A, B 是否相似? 说明理由.

(1) $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ 取 $f(x) = x-1, \text{rank } f(A) = 1, \text{rank } f(B) = 2$ 不相似

3. 已知数域 F 上方阵 A 满足条件 $\text{rank}(A-I) = 1$ 且 $(A-I)^2 = O$. 求证:

A 相似于 $\text{diag} \left(\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, 1, \dots, 1 \right)$.
设 $B = A - I, \text{rank } B = 1$ 且 $B^2 = O$. 由 B 的秩为 1 可知 B 相似于 $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$.
有 B 相似于 $B = P_1 B P_1^{-1} = D_1, D_1^{-1} P_1^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 且由 $B^2 = P_1 B^2 P_1^{-1} = O$ 知 $a = 0, \beta = 0$.
 $\exists Q_2$ 为可逆方阵, $\beta Q_2 = (1, 0, \dots, 0)$ 取 $P_2 = \text{diag}(Q_2, I_{n-1})$ 有 $N = P_2 B P_2^{-1} = \text{diag} \left(\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0 \right)$
取 $P = P_2^{-1} P_1 P_2, B = P^{-1} N P, A = I + B$ 相似于 $\text{diag} \left(\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, 1, \dots, 1 \right)$

6.5 1. 求下列矩阵 A 的全部特征值和特征向量. 如果 A 可对角化, 求可逆方阵 P 使 $P^{-1}AP$ 为对角阵.

$\times A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 4 & 0 & 0 \end{pmatrix}; (2) A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$

(1) $\varphi_A(\lambda) = \det(\lambda I - A) = (\lambda-1)(\lambda-2)(\lambda-4)$ 特征值为 1, 2, 4. $\lambda=1$ 时 $(I-A)x=0 \Rightarrow$ 证得 $x=(c, 0, 0)$
 $\lambda=2$ 时 $(2I-A)x=0 \Rightarrow$ 证得 $x=(c, c, 0)$
 $\lambda=4$ 时 $(4I-A)x=0 \Rightarrow$ 证得 $x=(0, 0, c)$
于是可取 $P = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

6.6 2. 设 λ_1, λ_2 是 n 阶方阵 A 的两个不同的特征值, X_1, X_2 是分别属于 λ_1, λ_2 的特征向量, 证明: $X_1 + X_2$ 不是 A 的特征向量.

有 X_1, X_2 (线性无关, 若是 A 的特征向量, 则 $A(X_1+X_2) = \lambda_1(X_1+X_2) = \lambda_1 X_1 + \lambda_1 X_2$
又 $0 = A(X_1+X_2) - \lambda_2(X_1+X_2) = (\lambda_1 - \lambda_2)X_1 + (\lambda_1 - \lambda_2)X_2 \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2$ 矛盾!

6.7 2. 在复数域上把下列矩阵 A 相似变形到上三角形或对角阵 $P^{-1}AP$, 并求出过渡矩阵 P . 并求出 A 的最小多项式.

(1) $A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 1 \\ -1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix}; \times A = \begin{pmatrix} 5 & -2 & -2 \\ -2 & 8 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{pmatrix}$
 $\varphi_A(\lambda) = 0 \Rightarrow \lambda = 1, X_1 = (1, -1, 1)^T$ 添加 e_2, e_3 成为基 $P_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, A = P_1^{-1} A P_1 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$
取 A 在右下角 2 阶方阵, 有 $\lambda = 1, \mu = (1, -1)^T$ 添加 e_1 成为基 $P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, P = P_1^{-1} P_2^{-1} A P_2 P_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$
取 $T = P^{-1} A P, P = P_2 P_1^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ 相似于 $T = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$
取 A 的最小多项式 $d_A(\lambda) = (\lambda-1)^2$ 取 $\varphi_A(\lambda) = (\lambda-1)^2$ 证得 $(T-I)^2 = O \Rightarrow d_{A|_W} = (\lambda-1)^2$

6.8 5. 已知 A 的最小多项式 $d_A(\lambda) = (\lambda-a)^n$. 求 $\begin{pmatrix} A & I \\ O & A \end{pmatrix}$ 的最小多项式.

$\varphi_B(\lambda) = \det(\lambda I - B) = \det \begin{pmatrix} \lambda I - A & -I \\ O & \lambda I - A \end{pmatrix} = \det(\lambda I - A)^2 = (\lambda-a)^{2n}$
有 $(B-aI)^n = \begin{pmatrix} (A-aI)^n & I \\ O & (A-aI)^n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} O & I \\ O & O \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} O & I \\ O & O \end{pmatrix} \neq O$
由 $d_B(\lambda) = (\lambda-a)^{2n}$ 知 $(A-aI)^n = O, k \geq n$ 则 $d_B = (\lambda-a)^{2n}$
即有 $\varphi_B(\lambda) = (\lambda-a)^{2n}$

第七章 Jordan 标准形 知识点及例题

定义 7.1.1 设 a 是任意复数, m 是任意正整数, 形如

$$\begin{pmatrix} a & 1 & 0 & \dots & 0 \\ & a & 1 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & a & 1 \\ & & & & a \end{pmatrix}_{m \times m}$$

的 m 阶方阵称为 Jordan 块 (Jordan block), 记作 $J_m(a)$, 其中 m 表示它的阶数, a 是它的对角线元, 也就是它的特征值.

如果一个方阵 J 是准对角阵, 并且所有的对角块都是 Jordan 块, 就称这个准对角阵为 Jordan 形矩阵 (matrix of Jordan type).

注意 每个复数 a 都可以看作一阶的 Jordan 块 $J_1(a)$. 每个对角阵 $\begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ 都可以看作由一阶 Jordan 块 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 组成的准对角阵, 因此都是 Jordan 形矩阵.

定义 7.1.2 设 V 是数域 F 上的线性空间, \mathcal{A} 是 V 上的线性变换, a 是 \mathcal{A} 的一个特征值, $0 \neq \beta \in V$. 如果存在正整数 k 使得

$$(\mathcal{A} - a\mathcal{I})^k(\beta) = 0$$

就称 β 是 \mathcal{A} 的属于特征值 a 的根向量 (root vector). 此时必然存在使

$$(\mathcal{A} - a\mathcal{I})^m(\beta) = 0$$

最小的正整数 m , 也就是说

$$(\mathcal{A} - a\mathcal{I})^m(\beta) = 0 \text{ 且 } (\mathcal{A} - a\mathcal{I})^{m-1}(\beta) \neq 0$$

我们称 β 为 m 次根向量.

数域 F 上每个 n 阶方阵 A 在 n 维列向量空间 $F^{n \times 1}$ 上引起一个线性变换 $\mathcal{A}: X \mapsto AX$. \mathcal{A} 的根向量也称为 A 的根向量, \mathcal{A} 的 m 次根向量也称为 A 的 m 次根向量.

定理 7.1.1 设复方阵 A 相似于 Jordan 形矩阵 J . 则对 A 的每个特征值 $\lambda_i (1 \leq i \leq t)$, 可以利用等式

$$\text{rank}(J - \lambda_i I)^k = \text{rank}(A - \lambda_i I)^k \quad (\forall \text{ 正整数 } k)$$

来确定 J 中属于特征值 λ_i 的各 Jordan 块 $J_{m_{i1}}(\lambda_i), \dots, J_{m_{i\delta_i}}(\lambda_i)$ 的阶 $m_{i1}, \dots, m_{i\delta_i}$, 从而确定 J . 具体公式为:

计算 $r_k = \text{rank}(A - \lambda_i I)^k$, 并约定 $r_0 = n$. 计算 $d_k = r_{k-1} - r_k, \forall k \geq 1$, 则 $d_k \geq d_{k+1}$. 计算 $\delta_k = d_k - d_{k+1}, \forall k \geq 1$. 则:

J 中的 k 阶 Jordan 块 $J_k(\lambda_i)$ 共有 δ_k 个.
推论 7.1.1 如果复方阵 A 相似于 Jordan 形矩阵 J , 则除了各 Jordan 块的排列顺序可以任意改变, J 由 A 唯一确定.

定理 7.2.1 设 n 维复线性空间 V 上的线性变换 \mathcal{A} 具有 t 个不同的特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$, 特征多项式

$$\varphi_{\mathcal{A}}(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_t)^{n_t}$$

则对每个特征值 $\lambda_i (1 \leq i \leq t)$, \mathcal{A} 的属于特征值 λ_i 的全体根向量与零向量一起组成子空间 $\text{Ker}(\mathcal{A} - \lambda_i \mathcal{I})^{n_i}$, 其维数等于 n_i .

定义 7.2.1 \mathcal{A} 的属于特征值 λ_i 的全体根向量与零向量共同组成的子空间称为 \mathcal{A} 的属于特征值 λ_i 的根子空间 (root subspace), 记为 W_{λ_i} .

我们证明: \mathcal{A} 作用的线性空间 V 是 \mathcal{A} 的各根子空间的直和. 因而可以由这些根子空间的基向量共同构成 V 的一组基.

定理 7.2.2 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$ 是 n 维复线性空间 V 的线性变换 \mathcal{A} 的全部不同的特征值, 则

$$V = W_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus W_{\lambda_t}$$

定理 7.2.3 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$ 是 n 维复线性空间 V 的线性变换 \mathcal{A} 的全部不同的特征值, 代数重数分别为 n_1, \dots, n_t . 则:

(1) \mathcal{A} 将每个根子空间 W_{λ_i} 映到 W_{λ_i} 中: $\mathcal{A}(W_{\lambda_i}) \subseteq W_{\lambda_i}$, 因而 \mathcal{A} 的作用引起 W_{λ_i} 的一个线性变换 $\mathcal{A}|_{W_{\lambda_i}}: \beta \mapsto \mathcal{A}(\beta)$;

(2) 取每个根子空间 W_{λ_i} 的一组基 $M_i = \{\alpha_{i1}, \dots, \alpha_{in_i}\}$. 则各组基中的向量 (都是根向量) 共同组成的集合

$$M = \{\alpha_{ij} | 1 \leq i \leq t, 1 \leq j \leq n_i\}$$

是 V 的一组基;

(3) 设 $\mathcal{A}|_{W_{\lambda_i}}$ 在基 M_i 下的矩阵为 $A_i \in C^{n_i \times n_i}$. 则 \mathcal{A} 在 M 下的矩阵是准对角阵

$$\text{diag}(A_1, \dots, A_t)$$

且可适当选择各个根子空间的基使每个 $A_i (1 \leq i \leq t)$ 是上三角形矩阵, 其对角元全为 λ_i .

定义 7.2.2 设 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 是线性变换. 如果 V 的子空间 W 被 \mathcal{A} 的作用映到 W 中, 即

$$\mathcal{A}(W) = \{\mathcal{A}(\alpha) | \alpha \in W\} \subseteq W$$

就称 W 是 \mathcal{A} 的不变子空间 (invariant subspace), 也称 \mathcal{A} 不变子空间.

如果 W 是线性变换 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 的不变子空间, 则 \mathcal{A} 的作用在 W 上引起线性变换

$$\mathcal{A}|_W: W \rightarrow W, \alpha \mapsto \mathcal{A}(\alpha)$$

称为 \mathcal{A} 在 W 上的限制 (restriction).

定理 7.2.4 设 \mathcal{A} 是有有限维线性空间 V 上的线性映射, W 是 \mathcal{A} 的不变子空间. 将 W 的基 $M_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 扩充为 V 的基 $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m, \dots, \alpha_n\}$. 则 \mathcal{A} 在基 M 下的矩阵为准上三角形

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ O & A_{22} \end{pmatrix} \quad (7.2.6)$$

其中 $A_{11} \in F^{m \times m}$ 是 $\mathcal{A}|_W$ 在基 M_1 下的矩阵.

如果 $M_2 = \{\alpha_{m+1}, \dots, \alpha_n\}$ 生成的子空间 U 也是 \mathcal{A} 的不变子空间, 则 \mathcal{A} 在 M 下的矩阵具有准对角形

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & O \\ O & A_{22} \end{pmatrix} \quad (7.2.7)$$

其中 A_{11}, A_{22} 分别是 $\mathcal{A}|_W, \mathcal{A}|_U$ 在基 M_1, M_2 下的矩阵.

反过来, 如果线性变换 $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ 在 V 的基 $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 下的矩阵具有形式

$$B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ O & B_{22} \end{pmatrix} \quad (7.2.8)$$

其中 $B_{11} \in F^{m \times m}$, 则 $W = V(\alpha_1, \dots, \alpha_m)$ 是 \mathcal{A} 的不变子空间.

推论 7.2.1 设 \mathcal{A} 是 V 上的线性变换, V 是不变子空间 W_1, \dots, W_t 的直和. 取每个 W_i 的一组基 M_i , 依次将 M_1, \dots, M_t 的向量排列起来组成 V 的基 M . 则 \mathcal{A} 在基 M 下的矩阵为准对角阵

$$\text{diag}(A_1, \dots, A_t)$$

其中每个 A_i 是 $\mathcal{A}|_{W_i}$ 在基 M_i 下的矩阵, $\forall 1 \leq i \leq t$.

证明 当 $t=2$ 时结论是定理 7.2.4 的一部分. 对 t 作数学归纳法容易证明命题对任意正整数 t 成立.

推论 7.2.2 设 A 是 n 阶复方阵, 记 $V = C^{n \times 1}, \mathcal{A}: V \rightarrow V, X \mapsto AX$. 则 \mathcal{A} 可对角化 $\Leftrightarrow V$ 是 \mathcal{A} 的一维不变子空间的直和.

证明 A 可对角化 \Leftrightarrow 存在 \mathcal{A} 的特征向量 X_1, \dots, X_n 构成 V 的基 $\Leftrightarrow V$ 是 \mathcal{A} 的一维不变子空间 FX_1, \dots, FX_n 的直和. \square

定理 7.3.1 设 \mathcal{A} 是 V 上线性变换, β 是 \mathcal{A} 的属于特征值 a 的 m 次根向量, 即 $(\mathcal{A} - a\mathcal{I})^m(\beta) = 0 \neq (\mathcal{A} - a\mathcal{I})^{m-1}(\beta)$. 对每个 $1 \leq i \leq m$, 记 $\alpha_i = (\mathcal{A} - a\mathcal{I})^{m-i}(\beta)$. 则

- (1) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 组成子空间 $U = V(\alpha_1, \dots, \alpha_m)$ 的一组基 M_1 .
- (2) U 是 \mathcal{A} 的不变子空间. $\mathcal{A}|_U$ 在基 $M_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ 下的矩阵 B 是 Jordan 块

$$J_m(a) = \begin{pmatrix} a & 1 & & \\ & a & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & a \end{pmatrix}$$

定义 7.3.1 设 \mathcal{A} 是数域 F 上线性空间 V 上的线性变换, $S \subseteq V$. 则 V 中包含 S 的全体 \mathcal{A} 不变子空间的交仍然是包含 S 的 \mathcal{A} 不变子空间, 因此是包含 S 的最小 \mathcal{A} 不变子空间, 称为由 S 生成的 \mathcal{A} 不变子空间. 特别, 由 V 中一个向量 β 生成的 \mathcal{A} 不变子空间称为循环子空间 (cyclic subspace). \square

引理 7.3.2 设 V 是数域 F 上线性空间, \mathcal{A} 是 V 上的线性变换, $0 \neq \beta \in V$, U 是 β 生成的循环子空间. 则

- U 是由所有的 $\mathcal{A}^k(\beta)$ (k 为非负整数) 生成的子空间. (约定 $\mathcal{A}^0 = \mathcal{I}$).
- $U = \{f(\mathcal{A})(\beta) \mid f(\lambda) \in F[\lambda]\}$, 其中 $F[\lambda]$ 是系数在 F 中、以 λ 为字母的全体多项式组成的集合.

定义 7.3.2 设 \mathcal{A} 是数域 F 上线性空间 V 上的线性变换, $0 \neq \beta \in V$. 满足条件

$$f(\mathcal{A})(\beta) = 0$$

的非零多项式 $f(\lambda)$ 称为 β (相对于 \mathcal{A}) 的零化多项式 (annihilator), 其中次数最低的首一零化多项式称为 β (相对于 \mathcal{A}) 的最小多项式 (minimal polynomial), 记作 $d_{\beta, \mathcal{A}}(\lambda)$, 在 \mathcal{A} 给定之后也可简记为 $d_{\beta}(\lambda)$. \square

定理 7.3.3 设 \mathcal{A} 是数域 F 上 n 维线性空间 V 的线性变换, $0 \neq \beta \in V$,

$$d_{\beta}(\lambda) = a_0 + a_1\lambda + \dots + a_{m-1}\lambda^{m-1} + \lambda^m$$

是 β 相对于 \mathcal{A} 的最小多项式. 则

- (1) $M_1 = \{\beta, \mathcal{A}(\beta), \mathcal{A}^2(\beta), \dots, \mathcal{A}^{m-1}(\beta)\}$ 是循环子空间 $U = F[\mathcal{A}]\beta$ 的一组基.
- (2) $\mathcal{A}|_U$ 在基 M_1 下的矩阵为

$$A_1 = \begin{pmatrix} & & & -a_0 \\ 1 & & & -a_1 \\ & \ddots & & \vdots \\ & & 0 & -a_{m-1} \\ & & & 1 - a_{m-1} \end{pmatrix}_{m \times m} \quad (7.3.4)$$

定理 7.4.1 设 \mathcal{A} 是有限维复线性空间 V 上的线性变换. 则存在一组基 M 使 \mathcal{A} 在 M 下的矩阵是 Jordan 形矩阵 J .

对任意复方阵 A , 存在同阶可逆方阵 P 使 $P^{-1}AP$ 是 Jordan 形矩阵 J .

如果不计较 Jordan 块的排列顺序, 则上述 J 分别由线性变换 \mathcal{A} 和方阵 A 唯一决定. \square

由于每个复方阵都相似于唯一的 Jordan 形矩阵, 因此 Jordan 形矩阵可以看作相等价的代表, 称为 Jordan 标准形 (Jordan canonical form).

定理 7.4.2 设数域 F 上 n 维线性空间 W 的线性变换 \mathcal{A} 的特征值全为零. 则存在 W 的基使 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵是 Jordan 标准形

$$J = \text{diag}(J_{m_1}(0), \dots, J_{m_r}(0), \dots, J_{m_s}(0))$$

其中 d 是特征子空间 $\text{Ker } \mathcal{A}$ 的维数. 而 W 是 d 个循环子空间的直和.

例 1 求

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

的 Jordan 标准形 J , 并求可逆方阵 P , 使 $P^{-1}AP = J$.
 解: $\varphi_A(\lambda) = (\lambda-1)(\lambda-2)^5$. $\lambda=1$ 时, $(A-2I)x=0$ 有 $\dim \text{Ker}(A-2I) = 6 - \text{rank}(A-2I) = 1$, J 的 Jordan 块 $J_1(1)$ 为 $\begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$.
 $\lambda=2$ 时, $B=A-2I$. $\text{rank } B=5$, $\text{rank } B^2=2$, $\text{rank } B^3=1$, $\text{rank } B^4=0$.
 作 $(A-2I)^4 x=0$ 得 $\text{Ker } B^4 = \{(1, 1, 0, 0, 0, 0)^T, (1, 0, 1, 0, 0, 0)^T\}$.
 作 $(A-2I)^3 x=0$ 得 $\text{Ker } B^3 = \{(1, 1, 0, 0, 0, 0)^T, (1, 0, 1, 0, 0, 0)^T, (0, 0, 1, 0, 0, 0)^T\}$.
 作 $(A-2I)^2 x=0$ 得 $\text{Ker } B^2 = \{(1, 1, 0, 0, 0, 0)^T, (1, 0, 1, 0, 0, 0)^T, (0, 0, 1, 0, 0, 0)^T, (0, 0, 0, 1, 0, 0)^T\}$.
 作 $(A-2I)x=0$ 得 $\text{Ker } B = \{(1, 1, 0, 0, 0, 0)^T, (1, 0, 1, 0, 0, 0)^T, (0, 0, 1, 0, 0, 0)^T, (0, 0, 0, 1, 0, 0)^T, (0, 0, 0, 0, 1, 0)^T\}$.
 作 $x \in \text{Ker } B$ 且 $x \notin \text{Ker } B^2$ 得 $x = (0, 0, 0, 1, 0, 0)^T$.
 作 $x \in \text{Ker } B^2$ 且 $x \notin \text{Ker } B^3$ 得 $x = (0, 0, 1, 0, 0, 0)^T$.
 作 $x \in \text{Ker } B^3$ 且 $x \notin \text{Ker } B^4$ 得 $x = (1, 0, 1, 0, 0, 0)^T$.
 作 $x \in \text{Ker } B^4$ 且 $x \notin \text{Ker } B^5$ 得 $x = (1, 1, 0, 0, 0, 0)^T$.
 故 $P = (x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6)$ 有 $P^{-1}AP = J$.

定义 7.4.1 设 A 是 n 阶复方阵, 则 A 的 Jordan 标准形 J 中每个 Jordan 块 $J_{m_i}(\lambda_i)$ 的特征多项式 (也就是最小多项式) $(\lambda - \lambda_i)^{m_i}$ 称为 A 的一个初等因子 (elementary divisor). A 的全体初等因子组成的集合称为 A 的初等因子组 (elementary divisors). \square

定理 7.4.3 设方阵 A 的全部不同的特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$, 初等因子组为 $(\lambda - \lambda_1)^{m_{11}}, (\lambda - \lambda_1)^{m_{12}}, \dots, (\lambda - \lambda_1)^{m_{1s_1}}$, $(\lambda - \lambda_2)^{m_{21}}, (\lambda - \lambda_2)^{m_{22}}, \dots, (\lambda - \lambda_2)^{m_{2s_2}}$, $\dots, (\lambda - \lambda_t)^{m_{t1}}, (\lambda - \lambda_t)^{m_{t2}}, \dots, (\lambda - \lambda_t)^{m_{ts_t}}$. 其中 $m_{i1} \geq m_{i2} \geq \dots \geq m_{is_i}$, $\forall 1 \leq i \leq t$. 则

- (1) A 的特征多项式 $\varphi_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} (\lambda - \lambda_2)^{n_2} \dots (\lambda - \lambda_t)^{n_t}$

其中 $n_i = m_{i1} + m_{i2} + \dots + m_{is_i}$, $\forall 1 \leq i \leq t$.

- (2) A 的最小多项式 $d_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_{1s_1}} (\lambda - \lambda_2)^{m_{2s_2}} \dots (\lambda - \lambda_t)^{m_{ts_t}}$
- (3) A 的特征子空间 V_{λ_i} 的维数等于 k_i .
- (4) A 相似于对角矩阵 \Leftrightarrow 所有的初等因子次数 $m_{ij} = 1$, $\forall 1 \leq i \leq t$
 \Leftrightarrow 最小多项式 $d_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_t)$ 没有重根. \square

例 3 由 A 的初等因子组 $\{(\lambda-1)^3, (\lambda+1)^3, (\lambda-1)^2, (\lambda-1)\}$ 求 A 的特征多项式 $\varphi_A(\lambda)$ 和最小多项式 $d_A(\lambda)$.

解 A 相似于 Jordan 标准形 $J = \text{diag}(J_3(1), J_2(0), J_3(-1), J_1(1), J_1(1))$.

$$\varphi_A(\lambda) = \varphi_J(\lambda) = (\lambda-1)^3 \cdot (\lambda+1)^3 \cdot (\lambda-1)^2 \cdot (\lambda-1) = \lambda^3(\lambda+1)^3(\lambda-1)^2$$

最小多项式 $d_A(\lambda) = d_J(\lambda)$ 等于各 Jordan 块最小多项式 (即初等因子) 的最小公倍式

$$\lambda^3(\lambda+1)^3(\lambda-1)^4,$$

其中的指数 k_0, k_{-1}, k_1 分别是初等因子组中 $\lambda, \lambda+1, \lambda-1$ 的指数的最大值, 分别等于 2, 3, 1. 因此

$$d_A(\lambda) = \lambda^3(\lambda+1)^3(\lambda-1)^4 \quad \square$$

定义 7.5.1 设 $F[\lambda]$ 是系数在数域 F 中, 以 λ 为字母的全体多项式组成的集合. $F[\lambda]$ 中的元组成的矩阵 $A = (a_{ij}(\lambda))_{m \times n}$ 称为 λ 矩阵, 也称多项式矩阵.

λ 矩阵 $A(\lambda)$ 中非零子式的最大阶数 r 称为 $A(\lambda)$ 的秩, 记作 $\text{rank } A(\lambda)$.

设 $A(\lambda)$ 是 $n \times n$ λ 矩阵. 如果存在 λ 矩阵 $B(\lambda)$ 使

$$A(\lambda)B(\lambda) = B(\lambda)A(\lambda) = I.$$

则称 $A(\lambda)$ 是可逆的 λ 矩阵, $B(\lambda)$ 是 $A(\lambda)$ 的逆. \square

定理 7.5.3 设 $m \times n$ λ 矩阵 $A(\lambda)$ 的秩为 r , 则 $A(\lambda)$ 可以经过有限次初等变换化为如下形式

$$S(\lambda) = \begin{pmatrix} D(\lambda) & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

其中 $D(\lambda) = \text{diag}(d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_r(\lambda))$, $d_i(\lambda)$ 是 $F[\lambda]$ 中的首一多项式, 且每个 $d_i(\lambda)$ 整除 $d_{i+1}(\lambda)$, $\forall 1 \leq i \leq r-1$.

定义 7.5.3 设 $A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 都是 $m \times n$ λ 矩阵. 如果存在 m 阶可逆 λ 方阵 $P(\lambda)$ 和 n 阶可逆 λ 方阵 $Q(\lambda)$, 使

$$P(\lambda)A(\lambda)Q(\lambda) = B(\lambda)$$

则称 λ 矩阵 $A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 相抵 (equivalent). \square

推论 7.5.1 设 $A(\lambda)$ 是秩为 r 的 $m \times n$ λ 矩阵, 则存在 m 阶初等 λ 方阵 $P_1(\lambda), P_2(\lambda), \dots, P_r(\lambda)$ 和 n 阶初等 λ 方阵 $Q_1(\lambda), Q_2(\lambda), \dots, Q_r(\lambda)$, 使

$$P_1(\lambda) \dots P_r(\lambda) P_1(\lambda) A(\lambda) Q_1(\lambda) Q_2(\lambda) \dots Q_r(\lambda) = \begin{pmatrix} D(\lambda) & O \\ O & O \end{pmatrix},$$

其中 $D(\lambda) = \text{diag}(d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_r(\lambda))$, $d_i(\lambda)$ 是 $F[\lambda]$ 中的首一多项式, 且每个 $d_i(\lambda)$ 整除 $d_{i+1}(\lambda)$, $\forall 1 \leq i \leq r-1$. \square

推论 7.5.2 $P(\lambda)$ 是可逆 λ 方阵 $\Leftrightarrow P(\lambda)$ 是有有限个初等 λ 方阵的乘积.

定义 7.6.1 对每个正整数 $k \leq \min\{m, n\}$, $m \times n$ λ 矩阵 $A(\lambda)$ 中所有的 k 阶非零子式的最大公因式 $D_k(\lambda)$ 称为 $A(\lambda)$ 的 k 阶行列式因子 (determinant divisor), 记为 $D_k(\lambda)$. 如果 $k > \text{rank } A(\lambda)$, 则 $A(\lambda)$ 的所有的 k 阶子式都等于零, 则约定 $A(\lambda)$ 的 k 阶行列式因子 $D_k(\lambda) = 0$. \square

定理 7.6.1 $m \times n$ λ 矩阵 $A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 相抵的充分必要条件是: 对每个正整数 $k \leq \min\{m, n\}$, $A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 的 k 阶行列式因子相同.

推论 7.6.1 设 λ 矩阵 $A(\lambda)$ 的行列式因子为 $D_k(\lambda)$ ($1 \leq k \leq r = \text{rank } A(\lambda)$), 并约定 $D_0(\lambda) = 1$. 则 $A(\lambda)$ 相抵于如下的 Smith 标准形

$$S(\lambda) = \text{diag}(d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda), O)$$

其中每个 $d_i(\lambda)$ 整除 $d_{i+1}(\lambda)$, $\forall 1 \leq i \leq r-1$, 且

$$d_k(\lambda) = \frac{D_k(\lambda)}{D_{k-1}(\lambda)} \quad (\forall 1 \leq k \leq r)$$

由 $A(\lambda)$ 唯一决定. \square

定义 7.6.2 设 λ 矩阵 $A(\lambda)$ 的秩为 r , 对每个 $1 \leq k \leq r$, $A(\lambda)$ 的 k 阶行列式因子为 $D_k(\lambda)$, 并约定 $D_0(\lambda) = 1$. 则 $d_k(\lambda) = \frac{D_k(\lambda)}{D_{k-1}(\lambda)}$ ($1 \leq k \leq r$) 称为 $A(\lambda)$ 的不变因子 (invariant divisor).

对每个不等于常数的复系数多项式 $f(\lambda) \in \mathbb{C}[\lambda]$, 将 $f(\lambda)$ 分解为一次因式的乘积

$$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_t)^{n_t}$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$ 两两不同, 则每个一次因式 $\lambda - \lambda_i$ 在 $f(\lambda)$ 的分解式中的最高次幂 $(\lambda - \lambda_i)^{n_i}$ 称为 $f(\lambda)$ 的一个初等因子 (elementary divisor). $f(\lambda)$ 的所有的初等因子组成的集合

$$\{(\lambda - \lambda_1)^{n_1}, \dots, (\lambda - \lambda_t)^{n_t}\}$$

称为 $f(\lambda)$ 的初等因子组 (elementary divisors). 将 λ 矩阵 $A(\lambda)$ 的各个不等于常数的不变因子 $d_k(\lambda)$ 的初等因子组合并得到的集合称为 $A(\lambda)$ 的初等因子组.

定理 7.6.2 复数域上 $m \times n$ 矩阵 $A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 相抵 $\Leftrightarrow A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 具有相同的秩及相同的初等因子组.

定理 7.6.3 设 $A(\lambda) = \text{diag}(f_1(\lambda), \dots, f_r(\lambda))$ 是对角元全不为零的 λ 对角阵. 则 $A(\lambda)$ 的各对角元 $f_i(\lambda)$ ($1 \leq i \leq r$) 的初等因子共同组成的集合就是 $A(\lambda)$ 的初等因子组.

推论 7.6.2 (1) 准对角阵 $A(\lambda) = \text{diag}(A_1(\lambda), \dots, A_m(\lambda))$ 的初等因子组由它的各对角块 $A_i(\lambda)$ ($1 \leq i \leq m$) 的初等因子组合并得到.

(2) 设 $J = \text{diag}(J_1, \dots, J_s)$ 是 Jordan 形矩阵, 其中每个

$$J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{pmatrix}_{m_i \times m_i}$$

是特征值为 λ_i 的 m_i 阶 Jordan 块 ($\lambda_1, \dots, \lambda_s$ 不一定两两不同). 则 $\lambda I - J$ 作为 λ 矩阵的初等因子组与 J 作为复方阵的初等因子组相同, 等于 $\{(\lambda - \lambda_i)^{m_i} \mid 1 \leq i \leq s\}$.

定义 7.7.1 设 $A \in F^{n \times n}$. 则 λ 矩阵 $\lambda I - A$ 称为 A 的特征方阵 (eigenmatrix). \square

定理 7.7.3 设 A, B 都是数域 F 上的 n 阶方阵. 则

A 与 B 在 F 上相似 \Leftrightarrow 特征方阵 $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 在 F 上相抵.

定理 7.7.4 设 A, B 都是数域 F 上的 n 阶方阵. K 是数域且 $K \supset F$. 则

A, B 在 F 上相似 $\Leftrightarrow A, B$ 在 K 上相似.

特别, 取 K 为复数域, 得

A, B 在 F 上相似 $\Leftrightarrow A, B$ 复相似.

定理 7.7.2 设 \mathcal{A} 是数域 F 上 n 维线性空间 V 上的线性变换, $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 是 \mathcal{A} 在 V 的基 $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 下的矩阵. 设数域 F 上的 n 阶方阵 A 的特征方程 $\lambda I - A$ 的前 s 个不变因子 $d_i(\lambda) = 1$, 后 $n-s$ 个不变因子

$$d_i(\lambda) = \lambda^{d_i} + a_{i,d_i-1}\lambda^{d_i-1} + \dots + a_{i1}\lambda + a_{i0} \quad (\forall s+1 \leq i \leq n)$$

次数 $d_s \geq d_{s-1} \geq \dots \geq d_{s+1} \geq 1$. 则

(1) V 是 $n-s$ 个循环子空间 U_{s+1}, \dots, U_n 的直和, 其中每个循环子空间 $U_i (s+1 \leq i \leq n)$ 的生成元 β_i 相对于 \mathcal{A} 的最小多项式等于 $d_i(\lambda)$.

(2) A 在 F 上相似于标准形

$$B = \text{diag}(B_{s+1}, \dots, B_n)$$

其中

$$B_i = \begin{pmatrix} 0 & & & -a_{i0} \\ 1 & & & -a_{i1} \\ & \ddots & & \vdots \\ & & 0 & \vdots \\ & & & 1 & -a_{i,d_i-1} \end{pmatrix}_{d_i \times d_i}, \quad \forall s+1 \leq i \leq n \quad \square$$

由于 $\lambda I - A$ 的不变因子都可以由 $\lambda I - A$ 的元经过有限次辗转相除法得到, 都是 F 上的多项式, 并且由 $\lambda I - A$ 唯一决定, 从而由 A 唯一决定. 因此定理 7.7.2 中所说的标准形是数域 F 上的矩阵, 由 A 唯一决定, 称为 A 的有理标准形 (rational canonical form).

考虑 A 的左乘作用在列向量空间 $F^{n \times 1}$ 上引起的线性变换 $\mathcal{A}: X \mapsto AX$. 则 A 是 \mathcal{A} 在 $F^{n \times 1}$ 的自然基 $M = \{e_1, \dots, e_n\}$ 下的矩阵. 作 λ 矩阵 $\lambda I - A$ 的相抵变换, 找到可逆的 λ 矩阵 $P(\lambda), Q(\lambda)$ 使 $P(\lambda)(\lambda I - A)Q(\lambda)$ 等于 Smith 标准形 $\text{diag}(d_1(\lambda), \dots, d_n(\lambda))$. 则由

$$(\beta_1, \dots, \beta_n) = (e_1, \dots, e_n)P(\mathcal{A})^{-1}$$

可以求得循环子空间的生成元 $\beta_{s+1}, \dots, \beta_n$, 进而求得每个循环子空间的基 $B_i = \{\beta_i, \mathcal{A}(\beta_i), \dots, \mathcal{A}^{d_i-1}(\beta_i)\}$. 依次以基 $B_i (s+1 \leq i \leq n)$ 中的向量作为各列组成可逆矩阵 T , 则 $T^{-1}AT$ 是有理标准形.

定理 7.7.5 设 n 阶复方阵 A 的特征方程的初等因子组为

$$E = \{(\lambda - \lambda_i)^{m_i} \mid 1 \leq i \leq t, 1 \leq j \leq k_i\}$$

则 A 在复数域上相似于由各个初等因子 $(\lambda - \lambda_i)^{m_i}$ 对应的 Jordan 块

$$J_{m_j}(\lambda_i) = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{pmatrix}_{m_j \times m_j} \quad (\forall 1 \leq i \leq t, 1 \leq j \leq k_i)$$

的全体组成的 Jordan 标准形

$$J = \begin{pmatrix} \ddots & & \\ & J_{m_j}(\lambda_i) & \\ & & \ddots \end{pmatrix}$$

例: 求 $\begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 的 Jordan 标准形.

解: 将 $\lambda I - A$ 化为 Smith 标准形. $\lambda I - A = \begin{pmatrix} \lambda & & \\ & \lambda & \\ & & \lambda \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} & & 1 \\ & & 1 \\ & & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda & & -1 \\ & \lambda & -1 \\ & & \lambda \end{pmatrix}$ 初等因子: λ, λ^2

对应 $J_1(0), J_2(0)$. 故 A 的 Jordan 标准形为 $\text{diag}(J_1(0), J_2(0))$

例: 证明复方阵 A 与 A^T 相似

证明: A, A^T 的特征方程 $\lambda I - A, \lambda I - A^T = (\lambda I - A)^T$ 互为转置. 对 $\forall i = k, m, \lambda I - A$ 有初等因子

是 $\lambda I - A$ 的某 k 个初等因子. 故 k 个初等因子互相同等. $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - A^T$ 相似. 则 A 与 A^T 相似

考研习题

(唯. 明. 云. 尔)

命题 7.8.1 同阶实方阵 A 与 B 复相似 $\Leftrightarrow A$ 与 B 实相似.

引理 7.8.2 设 A 是 n 阶实方阵. 则以 A 的虚特征值为根的初等因子成对共轭出现. 也就是说: 如果以 A 的虚特征值 τ 为根的 $\lambda I - A$ 的全部初等因子为

$$(\lambda - \tau)^{m_1}, (\lambda - \tau)^{m_2}, \dots, (\lambda - \tau)^{m_s}$$

则 τ 的共轭虚数 $\bar{\tau}$ 也是 A 的虚特征值, $\lambda I - A$ 的以 $\bar{\tau}$ 为根的全部初等因子为

$$(\lambda - \bar{\tau})^{m_1}, (\lambda - \bar{\tau})^{m_2}, \dots, (\lambda - \bar{\tau})^{m_s}$$

定理 7.8.3 设 n 阶实方阵 A 的全部初等因子为

$$\lambda^{\alpha_j} (1 \leq j \leq s); \quad (\lambda - \lambda_j)^{\alpha_j} (1 \leq j \leq t) \\ (\lambda - a_j - b_j i)^{\beta_j}, \quad (\lambda - a_j + b_j i)^{\beta_j} \quad (1 \leq j \leq p)$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$ 是 A 的非零实特征值 (不一定两两不同), $a_j \pm b_j i, \dots, a_p \pm b_p i$ 是 A 的虚特征值 (不一定两两不同). 则 A 实相似于如下的标准形

$$\text{diag}(N_{\alpha_1}, \dots, N_{\alpha_s}, \lambda_1 M_{\alpha_1}, \dots, \lambda_t M_{\alpha_t}, L_{\beta_1}(a_1 \pm b_1 i), \dots, L_{\beta_p}(a_p \pm b_p i)),$$

其中

$$N_{\alpha_j} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & 0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}_{\alpha_j \times \alpha_j}, \quad M_{\alpha_j} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}_{\alpha_j \times \alpha_j} \\ L_{\beta_j}(a_j \pm b_j i) = \begin{pmatrix} a_j M_{\beta_j} & b_j M_{\beta_j} \\ -b_j M_{\beta_j} & a_j M_{\beta_j} \end{pmatrix} \quad \square$$

定理 7.8.4 设 n 阶实方阵 A 的全部初等因子为

$$(\lambda - \lambda_j)^{\alpha_j} \quad (1 \leq j \leq t)$$

$$(\lambda - a_j - b_j i)^{\alpha_j}, (\lambda - a_j + b_j i)^{\alpha_j} \quad (1 \leq j \leq p)$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$ 是 A 的实特征值 (不一定两两不同), $a_j \pm b_j i, \dots, a_p \pm b_p i$ 是 A 的虚特征值 (不一定两两不同). 则 A 实相似于如下的标准形:

$$\text{diag}(J_{\alpha_1}(\lambda_1), \dots, J_{\alpha_t}(\lambda_t), K_{\alpha_1}(a_1 \pm b_1 i), \dots, K_{\alpha_p}(a_p \pm b_p i)),$$

其中

$$K_{\alpha_j}(a_j \pm b_j i) = \begin{pmatrix} L(a_j \pm b_j i) & & & \\ & L(a_j \pm b_j i) & & \\ & & \ddots & \\ & & & L(a_j \pm b_j i) \end{pmatrix}$$

是初等因子为 $(\lambda - a_j - b_j i)^{\alpha_j}, (\lambda - a_j + b_j i)^{\alpha_j}$ 的 $2\alpha_j$ 阶方阵,

$$L(a_j \pm b_j i) = \begin{pmatrix} a_j & b_j \\ -b_j & a_j \end{pmatrix} \quad \square$$

推论 7.8.1 如果实数域 \mathbf{R} 上的线性空间 V 上的线性变换 \mathcal{A} 有虚特征值 $a + bi$, 则 V 中存在 \mathcal{A} 的 2 维不变子空间 W , $\mathcal{A}|_W$ 的特征值为 $a \pm bi$. \square

第八章 二次型 知识点及例题

定义 8.1.1 n 个变量 x_1, \dots, x_n 的二次齐次多项式

$$Q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j$$

称为 n 元二次型 (quadratic form). \square

定理 8.1.1 任意数域 F 上的二次型

$$Q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j$$

都可以通过配方法找到可逆线性代换 $Y = PX$, 化成标准形

$$Q(x_1, \dots, x_n) = Q_1(y_1, \dots, y_n) = b_1 y_1^2 + \dots + b_n y_n^2$$

推论 8.1.1 实数域 \mathbb{R} 上的二次型 $Q(x_1, \dots, x_n)$ 可以通过可逆线性代换化为如下的形式

$$Q_1(u_1, \dots, u_n) = u_1^2 + \dots + u_p^2 - u_{p+1}^2 - \dots - u_{p+q}^2$$

定义 8.2.1 设

$$Q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j$$

是数域 F 上的二次型, 则满足条件

$$Q(X) = X^T S X, \quad \forall X = (x_1, \dots, x_n)^T \in F^{n \times 1}$$

的对称方阵 S 称为二次型 Q 的矩阵 (matrix of quadratic form). 其中 $S = (s_{ij})_{n \times n}$ 的元

$$s_{ii} = a_{ii}, \quad \forall 1 \leq i \leq n; \quad s_{ij} = s_{ji} = \frac{1}{2} a_{ij}, \quad \forall 1 \leq i < j \leq n$$

设 V 是数域 F 上的线性空间, M 是 V 的一组基. V 上任何一个二次型 $Q(\alpha)$ 可以通过向量 α 在 M 下的坐标 X 来表示, 从而可以用对称方阵 S 来表示:

$$Q(\alpha) = X^T S X$$

S 称为 V 上的二次型 Q 在基 M 下的矩阵. \square

定义 8.2.2 设 A, B 是 F 上的 n 阶方阵. 如果存在 F 上 n 阶可逆方阵 P , 使

$$B = P^T A P \quad (8.2.4)$$

就称 A 与 B 相合 (congruent). \square

例: 通过对称方阵相合对角化二次型 $Q(x_1, x_2, x_3) = x_1 x_2 + x_2 x_3 + x_1 x_3$ 求新基 $X = P^{-1} Y$

解: $X = (x_1, x_2, x_3)^T$, 则 $Q(X) = X^T S X$, $S = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 \end{pmatrix}$

有 $\begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & | & 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & | & 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & | & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & | & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & | & 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & | & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & | & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & | & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & | & -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & | & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & | & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & | & -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} P = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} S = P^T S P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

$Q(x_1, x_2, x_3) = Q_1(y_1, y_2, y_3) = y_1^2 - y_2^2 + y_3^2$ 标准型 规范型

定义 8.3.1 设 $Q(X)$ 是 n 元实二次型. 如果对 \mathbb{R}^n 中所有的 $X \neq O$ 都有 $Q(X) > 0$, 就称 Q 是正定的 (positive definite). 如果对 \mathbb{R}^n 中所有的 $X \neq O$ 都有 $Q(X) < 0$, 就称 Q 是负定的 (negative definite). 如果对 \mathbb{R}^n 中所有的 $X \neq O$ 都有 $Q(X) \geq 0$, 就称 Q 是半正定的 (semi-positive definite). 如果对 \mathbb{R}^n 中所有的 $X \neq O$ 都有 $Q(X) \leq 0$, 就称 Q 是半负定的 (semi-negative definite).

引理 8.3.1 与正定 (或半正定) 实对称方阵 S 相合的方阵 $S_1 = P^T S P$ 仍然正定 (或半正定), 其中 P 是实可逆方阵.

定理 8.3.2 实对称方阵 S 正定 \Leftrightarrow 存在可逆实方阵 P 使 $S = P^T P$. \square

定理 8.3.3 n 阶实对称方阵 S 半正定 \Leftrightarrow 存在矩阵 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 使 $S = A^T A$, 并且可以要求 $m = \text{rank } S$.

推论 8.3.1 实对称方阵 S 正定 $\Rightarrow S$ 的行列式 $\det S > 0$.

定理 8.3.4 实对称方阵 $S = (s_{ij})_{n \times n}$ 正定 $\Leftrightarrow S$ 的所有顺序主子式大于 0:

$$\begin{vmatrix} s_{11} & \dots & s_{1k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ s_{k1} & \dots & s_{kk} \end{vmatrix} > 0, \quad \forall 1 \leq k \leq n$$

命题 8.3.5 正定实对称方阵 $S = (s_{ij})_{n \times n}$ 的任意主子式

$$S \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ i_1 & i_2 & \dots & i_k \end{pmatrix} > 0$$

例 3 设实对称方阵 S 正定, 则存在可逆的上三角形矩阵 T 使 $T^T S T = I$.

引理 8.2.1 方阵的相合关系具有如下性质:

- (1) 自反性: 每个方阵 A 与自身相合;
- (2) 对称性: 如果 A 与 B 相合, 则 B 与 A 相合;
- (3) 传递性: 如果 A 与 B 相合, 且 B 与 C 相合, 则 A 与 C 相合. \square

引理 8.2.2 与对称方阵相合的方阵仍是对称方阵. 与反对称方阵相合的方阵仍是反对称方阵.

定理 8.2.3 数域 F 上有限维线性空间 V 上同一个二次型在两组不同基 M, M_1 下的矩阵 S, S_1 相合:

$$S_1 = P^T S P$$

其中 P 是 M 到 M_1 的过渡矩阵. \square

算法 8.2.1 将 n 阶对称方阵 S 相合到对角矩阵 $S_1 = P^T S P$, 求 S_1 及 P :

1. 将 S 与同阶单位矩阵 I 排成 $n \times 2n$ 矩阵 $A = (S, I)$.
2. 从 $A_0 = A$ 开始, 经过初等变换依次得到 A_1, A_2, \dots , 其中对每个 A_{i-1} 进行一次初等行变换, 然后对它的前 n 列进行相应的列变换, 得到 A_i .

这里, 与初等行变换 \mathcal{S} 相应的列变换 \mathcal{S}' 是:

- (1) 设 \mathcal{S} 将第 i, j 两行互换, 则 \mathcal{S}' 将第 i, j 两列互换;
 - (2) 设 \mathcal{S} 将第 i 行乘非零常数 a , 则 \mathcal{S}' 将第 i 列乘 a ;
 - (3) 设 \mathcal{S} 将第 j 行的 a 倍加到第 i 行, 则 \mathcal{S}' 将第 j 列的 a 倍加到第 i 列.
3. 将第 2 步重复有限次, 将 (S, I) 变成 (S_1, P^T) , 其中左边 n 列组成对角矩阵 S_1 , 则右边 n 列组成的可逆方阵 P^T 的转置方阵 P 满足条件 $S_1 = P^T S P$. \square

定理 8.2.4 设 S 是数域 F 上的 n 阶对称方阵, 则存在 F 上 n 阶可逆方阵 P 使 $D = P^T S P$ 是对角矩阵. 其中的对角元可以按任意指定的顺序排列.

推论 8.2.1 对实数域上任意 n 阶对称方阵 S , 存在 n 阶实可逆方阵 P , 使

$$P^T S P = \text{diag}(I_p, -I_q, O_{(n-p-q)})$$

其中 $p + q = \text{rank } S$.

例 2 已知实二次型 $Q(x, y, z) = \lambda(x^2 + y^2 + z^2) - 2xy - 2xz + 2yz$.

- (1) λ 取什么值时 $Q(x, y, z)$ 正定?
 - (2) λ 取什么值时 $Q(x, y, z)$ 负定?
 - (3) λ 取什么值时 $Q(x, y, z)$ 可以写成实系数一次多项式的平方 $(ax + by + cz)^2$?
- 证明 $Q(x, y, z)$ 的矩阵

$$S = \begin{pmatrix} \lambda & -1 & -1 \\ -1 & \lambda & 1 \\ -1 & 1 & \lambda \end{pmatrix}$$

(1) Q 正定 $\Leftrightarrow S > 0 \Leftrightarrow S$ 的顺序主子式 $\det S_k > 0, \forall k = 1, 2, 3$,

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \det S_1 = \lambda > 0, \\ \det S_2 = \lambda^2 - 1 > 0, \\ \det S_3 = (\lambda - 1)^2 (\lambda + 2) > 0. \end{cases} \Leftrightarrow \lambda > 1$$

故 Q 正定当且仅当 $\lambda > 1$.

(2) Q 负定 $\Leftrightarrow S < 0 \Leftrightarrow -S > 0 \Leftrightarrow -S$ 的所有顺序主子式 $\det((-S)_k) > 0$.

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \det((-S)_1) = -\lambda > 0, \\ \det((-S)_2) = \lambda^2 - 1 > 0, \\ \det((-S)_3) = -(\lambda - 1)^2 (\lambda + 2) > 0. \end{cases} \Leftrightarrow \lambda < -2$$

故 Q 负定当且仅当 $\lambda < -2$.

(3) $Q = (ax + by + cz)^2 \Leftrightarrow S \geq 0$ 且 $\text{rank } S = 1$.

$\text{rank } S = 1 \Rightarrow \det S = (\lambda - 1)^2 (\lambda + 2) = 0 \Rightarrow \lambda = 1$ 或 $\lambda = -2$. 易见 $\lambda = -2$ 时 S 不是半正定 (并且此时 $\text{rank } S = 2$). 剩下唯一的可能性是 $\lambda = 1$. 当 $\lambda = 1$ 时

$$Q(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2 - 2xy - 2xz + 2yz = (x - y - z)^2$$

确实是一次实多项式的平方. \square

定理 8.4.2 在复数域 \mathbb{C} 上, 每个对称方阵 S 相合于唯一的规范形

$$A = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} \quad (8.4.1)$$

其中 $r = \text{rank } S$.

定理 8.4.3 实数域 \mathbb{R} 上的任意 n 阶对称方阵 S 相合于规范形

$$A = \text{diag}(I_p, -I_q, O_{(n-p-q)}) \quad (8.4.2)$$

其中的 p, q 由 S 唯一决定, $p + q = \text{rank } S$.

考前习题

8.2.1 求实对称阵在实相合下的标准形:

3 2 1. 求实对称阵在实相合下的标准形:
X (2 4 -2; 4 5 -1; -2 -1 0); (2) (1 2 3; 2 3 4; 3 4 6);
(1 2 3 1; 2 3 4 1; 3 4 5 1) -> (1 -1 1 -1; 1 1 -1 -1) 则 P = (1 -1; 1 1) P^T S P = (1 -1)

4. 证明: n 阶可逆实对称阵在复数域上相合于

(O I(n)) (当 n=2m) 或 (O I(m) I(m) O) (当 n=2m+1).
-> 正标准型 + 负标准型

H 为 n 阶实对称阵, 相合于 I_n, 则为正定对称, 也相合于 I_n, 即相合.

6. 设 A 是 n 阶实对称矩阵, 且 det A < 0, 证明: 必存在 n 维向量 X ≠ 0, 使 X^T A X < 0.

由于 A 实对称, 存在正交阵 D = P^T A P = diag(λ_1, ..., λ_n) 且 det D = (det P)^2 det A, det P ≠ 0 => det D < 0.

且 det A < 0 => det D < 0, 则必存在 λ_i < 0, 取 X = P e_i, 则 X^T A X = e_i^T P^T A P e_i = λ_i < 0. 证毕

8.3 5. 在二次型 Q = X^T A X 中, 实对称 A = (a_ij)_{n x n}, 若

(a_11 ... a_1k; ...; a_k1 ... a_kk) > 0 (∀ k=1, 2, ..., n-1); det A = 0.

试证明: 二次型矩阵 Q 为半正定.

设 A = (a_ij)_{n x n}, A 为 n-1 阶实对称阵, 其顺序主子式均 > 0, 则 A 正定, 为实对称阵, 则存在正交阵 P^T A P = I_{n-1}.

B = (P^T, 0) A P = (I_{n-1} 0; 0 a_n) 则 D = (I_{n-1} 0; 0 a_n) 且 a_n = 0, 故为半正定

5. 设 A 是实对称阵. 求证: 如果存在 X_1, X_2 使 X_1^T A X_1 > 0 > X_2^T A X_2, 则存在 X_0 ≠ 0 使 X_0^T A X_0 = 0.

可令 S 不定, 则 P 为可逆实对称阵, P^T A P = diag(I_r, -I_s, 0_{n-r-s}). 取 X_0 = P(e_r + e_{r+s}) ≠ 0, X_0^T A X_0 = 0. 证毕

例 6 设 A 是 n 阶实可逆阵, K 是 n 阶实对称阵. 求证: det(A^T A + K) > 0.

证明 考虑闭区间 [0, 1] 上以实数 λ 为自变量的函数 f(λ) = det(A^T A + λK). 显然 f(λ) 是 λ 的多项式函数, 因而是连续函数. 且当 λ = 0 时, 由 A^T A + 0K = A^T A 正定知道 f(0) = det(A^T A) > 0.

我们证明不可能 f(λ) = 0. 若不然, 设有某个 λ ∈ [0, 1] 使 f(λ) = det(A^T A + λK) = 0, 则存在非零的列向量 X ∈ R^{n x 1} 使 (A^T A + λK)X = 0, 从而

X^T A^T A X + λ X^T K X = 0 (8.5.5)

X^T K X 是 1 阶方阵, X^T K X = (X^T K X)^T = X^T K^T X = X^T (-K) X = -X^T K X. 因此 X^T K X = 0. 代入 (8.5.5) 得

X^T A^T A X = 0

然而, A^T A 正定, 对 X ≠ 0 应有 X^T A^T A X > 0, 矛盾.

这说明了 f(λ) ≠ 0 对所有的 λ ∈ [0, 1] 成立.

如果 f(1) = det(A^T A + K) < 0, 则由 f(0) > 0 及 f(x) 是连续函数知道必存在 λ ∈ (0, 1) 使 f(λ) = 0, 与前面推出的结论矛盾.

因此 f(1) = det(A^T A + K) > 0. □

第九章 内积 知识点及例题

定理 9.1.1 (Cauchy-Schwarz 不等式) 对欧氏空间 V 中任意 α, β ∈ V, (α, β)^2 ≤ (α, α)(β, β)

由内积的双线性性可以推出: 对欧氏空间 V 中任意向量 α_i, β_j 和任意实数 x_i, y_j (1 ≤ i ≤ k, 1 ≤ j ≤ m), 有

(sum_{i=1}^k x_i α_i, sum_{j=1}^m y_j β_j) = sum_{i=1}^k sum_{j=1}^m x_i y_j (α_i, β_j)

特别, 取 V 的任意一组基 M = {α_1, ..., α_n}, 设 α, β 在这组基 M 下的坐标分别是

X = (x_1, ..., x_n)^T, Y = (y_1, ..., y_n)^T

则

(α, β) = (sum_{i=1}^n x_i α_i, sum_{j=1}^n y_j α_j) = sum_{i,j=1}^n x_i y_j (α_i, α_j) = X^T S Y

其中 S = (s_ij)_{n x n}, s_ij = (α_i, α_j), ∀ 1 ≤ i, j ≤ n.

S 是由基 M 中的向量两两的内积组成的矩阵, 称为内积 (α, β) 在基 M 下的度量矩阵 (metric matrix), 也称为 Gram 方阵.

由于内积的对称性, s_ij = (α_i, α_j) = (α_j, α_i) = s_ji, 度量矩阵 S 满足条件 S^T = S, 是对称方阵.

由于内积的正定性, X^T S X > 0 对所有 X ≠ 0 成立, S 是正定对称方阵.

定理 9.2.2 n 维欧氏空间 V 必然存在标准正交基.

Gram-Schmidt 正交化: 将 {α_1, ..., α_n} 正交化为 {β_1, ..., β_n}. 取 β_1 = α_1, β_2 = α_2 - (α_2, β_1) / (β_1, β_1) β_1, ... β_k = α_k - sum_{i=1}^{k-1} (α_k, β_i) / (β_i, β_i) β_i

例 2 试求 R^4 中线性无关的向量组

α_1 = (1, 0, 1, 0), α_2 = (0, -1, 1, -1), α_3 = (1, 1, 1, 1)

所生成的子空间的一组标准正交基, 并扩充为 R^4 的一组标准正交基.

解 取 β_1 = α_1 = (1, 0, 1, 0),

β_2 = α_2 - (α_2, β_1) / (β_1, β_1) β_1 = α_2 - 1/2 α_1 = 1/2 (-1, -2, 1, -2)

β_3 = α_3 - (α_3, β_1) / (β_1, β_1) β_1 - (α_3, β_2) / (β_2, β_2) β_2 = α_3 - 2/5 β_1 - 1/5 β_2 = 1/5 (-2, 1, 2, 1)

γ_1 = 1/|β_1| β_1 = 1/√2 (1, 0, 1, 0), γ_2 = 1/|β_2| β_2 = 1/√10 (-1, -2, 1, -2)

γ_3 = 1/|β_3| β_3 = 1/√10 (-2, 1, 2, 1)

则 γ_1, γ_2, γ_3 是 α_1, α_2, α_3 生成的子空间的一组标准正交基.

我们寻找 α_4 = (x_1, x_2, x_3, x_4) 与 α_1, α_2, α_3 都正交从而与 γ_1, γ_2, γ_3 都正交. 即

(α_1, α_4) = x_1 + x_3 = 0; (α_2, α_4) = -x_2 + x_3 - x_4 = 0; (α_3, α_4) = x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 0

解之得 (x_1, x_2, x_3, x_4) = x_2 (0, 1, 0, -1).

取 α_4 = (0, 1, 0, -1), γ_4 = 1/|α_4| α_4 = 1/√2 (0, 1, 0, -1)

则 γ_1, γ_2, γ_3, γ_4 是所求的 R^4 的标准正交基. □

定理 9.2.4 同一个内积在两组基 M, M_1 下的度量矩阵 A, B 相合: B = P^T A P, 其中 P 是基 M 到 M_1 的过渡矩阵. □

定义 8.4.1 实对称阵 S 的相合规范形 (8.4.2) 中对角线上 1 的个数 p 称为 S 的正惯性指数 (positive index of inertia), -1 的个数 q 称为负惯性指数 (negative index of inertia), 正惯性指数与负惯性指数的差 p - q 称为符号差 (signature).

11. 设 A, B 均为 n 阶实对称阵, 其中 A 正定. 证明: 当实数 t 充分大后, tA + B 亦正定.

证 可逆实对称阵 P, 将 A 相合于单位阵, P^T A P = I, B_1 = P^T B P, B_1 为实对称阵. 存在正交阵 Q, 将 B_1 相合于对角阵 U^T B_1 U = D = diag(λ_1, ..., λ_n) 且 U^T U = I => 取 P = P U, 则 P^T A P 与 B_1 同时变为 U^T I U = I, U^T B_1 U = D. 取 t > max{|λ_i| | i=1, ..., n} 则 tI + D 正定, 于是 tA + B 正定

3.4 1. 设 S 是 n 阶实对称阵, V_0 是方程 X^T S X = 0 的解集. 求证: V_0 是 R^{n x 1} 的子空间 => S ≥ 0 或 S ≤ 0. 且当 S ≥ 0 或 S ≤ 0 时 dim V_0 = n - rank S.

S ≥ 0 时存在矩阵 A, S = A^T A, rank A = r = rank S, X^T S X = 0 => X^T A^T A X = 0 => Y = AX, 则 X^T S X = 0 => AX = 0. 于是 dim V_0 = n - rank A = n - rank S. S ≤ 0 时, X^T S X = 0 => X^T (-S) X = 0 故 -S ≥ 0 同理可证. 由 -S ≥ 0 => 同理可证. 若 S ≥ 0 且 S = 0 则 S = 0, 则 S 相合于 diag(I_r, -I_s, 0_{n-r-s}) 中 P^T S P = 0, 取 X_0 = P(e_r + e_{r+s}) ≠ 0, X_0^T S X_0 = 0. 证毕

3. 求二次型 Q(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2 - xy - xz - yz 的秩、正惯性指数和符号差. S = (1/2 * (1 -1 -1; -1 1 -1; -1 -1 1)) 秩为 rank S = 2. 由 Q = 1/2 (x-y)^2 + 1/2 (y-z)^2 + 1/2 (z-x)^2 半正定 => 正惯性指数 p = 2, rank S = 2, p - q = 2

3. 设 S = (s_ij)_{n x n} 是正定实对称阵. 求证: Q(x_1, ..., x_n) = (s_11 ... s_1n; ...; s_n1 ... s_nn) x_n 是负定二次型. 证 X = (x_1, ..., x_n)^T, 则二次型 Q(X) = |S X| = |(S X, X)| = |sum_{i=1}^n x_i^2 - x_i^2| = X^T (-I) X = -|X|^2. 证毕

3. 设 S = (s_ij)_{n x n} 是正定实对称阵. 求证: Q(x_1, ..., x_n) = (s_11 ... s_1n; ...; s_n1 ... s_nn) x_n 是负定二次型.

是负定二次型. 证 X = (x_1, ..., x_n)^T, 则二次型 Q(X) = |S X| = |(S X, X)| = |sum_{i=1}^n x_i^2 - x_i^2| = X^T (-I) X = -|X|^2. 证毕

或称轮换变换

9.6
西空间

推论 9.3.1 设 W 是正交变换 \mathcal{B} 的不变子空间. \dots 在 W 的基 $M_1 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_r\}$ 下的矩阵是 A_1 , 将 M_1 扩充为 V 的任意一组标准正交基 $M = \{\alpha_1, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1}, \dots, \alpha_n\}$, 则 \mathcal{B} 在 M 下的矩阵具有形式 $\text{diag}(A_1, A_2)$, 其中 A_2 是 $\mathcal{B}|_{W^\perp}$ 在 W^\perp 的基 $M_2 = \{\alpha_{r+1}, \dots, \alpha_n\}$ 下的矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & B_1 \\ O & A_2 \end{pmatrix} \text{是正交方阵} \Leftrightarrow B_1 = O \text{且 } A_1, A_2 \text{是正交方阵.}$$

定理 9.3.7 设 n 阶正交方阵 A 的全部特征值为 $\cos \alpha_k + i \sin \alpha_k (1 \leq k \leq s)$, $1 (t \text{ 重}), -1 (n-2s-t \text{ 重})$. 则 A 正交相似于如下形式的标准形

$$B = \text{diag}(A_1, \dots, A_s, I_{(t)}, -I_{(n-2s-t)}) \quad (9.3.5)$$

其中

$$A_k = \begin{pmatrix} \cos \alpha_k & -\sin \alpha_k \\ \sin \alpha_k & \cos \alpha_k \end{pmatrix}, \quad \forall 1 \leq k \leq s$$

定理 9.4.1 实对称方阵 S 的特征值全部都是实数.

定理 9.4.2 实对称方阵 S 正交相似于对角矩阵 $D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, 对角元 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 就是 S 的全体特征值.

推论 9.4.1 设 Q 是 n 维欧氏空间 V 上的二次型, 则 Q 在 V 的适当的标准正交基 M 下可写成唯一的标准形

$$Q(\alpha) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_s x_s^2 \quad (9.4.1)$$

其中 $X = (x_1, \dots, x_n)^T$ 是 α 在 M 下的坐标, $\lambda_1, \dots, \lambda_s$ 是 Q 的全部非零特征值, 按从大到小的顺序排列: $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_s$. \square

欧氏空间上的二次型 $Q(\alpha)$ 在标准正交基下的标准形(9.4.1)称为二次型 Q 的主轴形式(principal axis form).

推论 9.4.2 设 S 是实对称方阵. 则如下命题等价:

- (1) S 正定;
- (2) S 的特征值全部大于 0;
- (3) 存在正定实对称方阵 S_1 使 $S = S_1^2$.

推论 9.4.3 设 S 是实对称方阵. 则如下命题等价:

- (1) S 半正定;
- (2) S 的特征值全部大于或等于 0;
- (3) 存在半正定实对称方阵 S_1 , $\text{rank } S_1 = \text{rank } S$, 使 $S = S_1^2$. \square

定义 9.4.1 设 \mathcal{B} 是欧氏空间 V 上的线性变换, 并且 $(\mathcal{B}(\alpha), \beta) = (\alpha, \mathcal{B}(\beta))$

对任意 $\alpha, \beta \in V$ 成立, 就称 \mathcal{B} 是对称变换(symmetric transformation). \square

定理 9.4.3 设 \mathcal{B} 是欧氏空间 V 上的线性变换. 则

\mathcal{B} 是对称变换 $\Leftrightarrow \mathcal{B}$ 在 V 的任意一组标准正交基下的矩阵 A 是对称方阵.

定理 9.4.4 欧氏空间 V 上的对称变换 \mathcal{B} 的属于不同特征值的特征子空间相互正交.

定理 9.4.5 欧氏空间上的对称变换 \mathcal{B} 在适当的标准正交基下的矩阵是对角矩阵, 存在由 \mathcal{B} 的特征向量构成的标准正交基. \square

命题 9.5.1 设 V 是欧氏空间, \mathcal{B} 是 V 上的线性变换. 则存在 V 上唯一的线性变换 \mathcal{B}^* , 使

$$(\mathcal{B}(\alpha), \beta) = (\alpha, \mathcal{B}^*(\beta)) \text{对所有的 } \alpha, \beta \in V \text{ 成立}$$

如果 \mathcal{B} 在 V 的任意一组标准正交基 M 下的矩阵是 A , 则 \mathcal{B}^* 在 M 下的矩阵是 A^T .

引理 9.5.2 设 $\beta_1, \beta_2 \in V$, 如果

$$(\alpha, \beta_1) = (\alpha, \beta_2)$$

对所有的 $\alpha \in V$ 成立, 则 $\beta_1 = \beta_2$.

定义 9.5.1 设 \mathcal{B} 为欧氏空间 V 上的线性变换. 则命题 9.5.1 中所说的满足条件

$$(\mathcal{B}(\alpha), \beta) = (\alpha, \mathcal{B}^*(\beta)), \quad \forall \alpha, \beta \in V$$

的唯一的线性变换 \mathcal{B}^* 称为 \mathcal{B} 的伴随变换(adjoint transformation). \square

定义 9.5.2 如果欧氏空间 V 上的线性变换 \mathcal{B} 满足条件 $\mathcal{B}^* \mathcal{B} = \mathcal{B} \mathcal{B}^*$, 就称 \mathcal{B} 是规范变换(normal transformation). 如果实方阵 A 满足条件 $A^T A = A A^T$, 就称 A 是规范方阵(normal matrix). \square

由命题 9.5.1, 有

推论 9.5.1 \mathcal{B} 是规范变换 $\Leftrightarrow \mathcal{B}$ 在标准正交基下的矩阵是规范方阵. \square

推论 9.5.2 与规范方阵 A 正交相似的方阵 B 仍是规范方阵.

因此, 2 阶规范实方阵 A 必然是下面两种矩阵之一:

- (1) 对角矩阵. 此时 A 有两个实特征值.
- (2) $A = \begin{pmatrix} a & b \\ -b & a \end{pmatrix}$, 其中 $b \neq 0$. 此时 A 有一对相互共轭的虚根 $a \pm bi$. \square

命题 9.5.4 如果实方阵 A 是

$$\text{准上三角形矩阵 } A = \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ O & A_3 \end{pmatrix} \text{或准下三角形矩阵 } A = \begin{pmatrix} A_1 & O \\ A_2 & A_3 \end{pmatrix},$$

其中 A_1, A_3 是方阵. 则

A 是规范方阵 $\Leftrightarrow A_2 = O$, 且 A_1, A_3 是规范方阵.

定理 9.5.5 设虚数 $a_1 \pm bi_1, \dots, a_s \pm bi_s$ (所有的 $b_k > 0, \forall 1 \leq k \leq s$) 及实数 $\lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n$ 是 n 阶规范实方阵 A 的全部特征值, 则 A 正交相似于如下的标准形

$$D = \text{diag} \left(\begin{pmatrix} a_1 & b_1 \\ -b_1 & a_1 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} a_s & b_s \\ -b_s & a_s \end{pmatrix}, \lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n \right) \quad (9.5.3)$$

推论 9.5.4 正交方阵正交相似于标准形

$$\text{diag} \left(\begin{pmatrix} \cos \alpha_1 & \sin \alpha_1 \\ -\sin \alpha_1 & \cos \alpha_1 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \cos \alpha_s & \sin \alpha_s \\ -\sin \alpha_s & \cos \alpha_s \end{pmatrix}, I_{(t)}, -I_{(n-2s-t)} \right) \quad \square$$

由于实对称方阵的特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 都是实数, 由定理 9.5.5 得

推论 9.5.5 实对称方阵正交相似于标准形 $\text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$. \square

易验证与反对称实方阵相合(包括正交相似)的方阵仍是反对称方阵. 因此与反对称实方阵正交相似的标准形(9.5.3)中的对角元 $a_k (1 \leq k \leq s)$ 及 $\lambda_j (2s+1 \leq j \leq n)$ 都等于 0, 由此得到

推论 9.5.6 反对称实方阵 A 正交相似于标准形

$$\text{diag} \left(\begin{pmatrix} 0 & b_1 \\ -b_1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & b_s \\ -b_s & 0 \end{pmatrix}, O_{(n-2s)} \right)$$

其中 $b_k > 0 (1 \leq k \leq 2s = \text{rank } A)$.
反对称方阵的特征值都是纯虚数或者 0. \square

9.7
西相似

定义 9.6.1 设在复数域 C 上线性空间 V 上定义了 2 元双函数, 将每一对向量 α, β 对应到一个复数 (α, β) , 并且满足如下条件:

- (1) (共轭双线性) $(\alpha_1 + \alpha_2, \beta) = (\alpha_1, \beta) + (\alpha_2, \beta), (\lambda \alpha_1, \beta) = \lambda (\alpha_1, \beta)$
 $(\beta, \alpha_1 + \alpha_2) = (\beta, \alpha_1) + (\beta, \alpha_2), (\beta, \lambda \alpha_1) = \lambda (\beta, \alpha_1)$
对任意 $\alpha_1, \alpha_2, \beta \in V$ 和 $\lambda \in F$ 成立;
- (2) (共轭对称性) $(\alpha, \beta) = \overline{(\beta, \alpha)}$ 对任意 $\alpha, \beta \in V$ 成立;
- (3) (正定性) $(\alpha, \alpha) > 0$ 对任意 $0 \neq \alpha \in V$ 成立.

西空间的内积的很多性质与欧氏空间类似. 但是有以下两点需要注意:

1. 将系数 λ 从内积 $(\lambda \alpha, \beta)$ 中的第一个向量中提出来, 需要用共轭作用: $(\lambda \alpha, \beta) = \overline{\lambda} (\alpha, \beta)$; 而从第二个向量中提出来, 则不需要共轭: $(\alpha, \lambda \beta) = \lambda (\alpha, \beta)$.

2. 内积 (α, β) 中的两个向量交换位置, 需要用共轭作用: $(\alpha, \beta) = \overline{(\beta, \alpha)}$. 而 $(\alpha, \alpha) = \overline{(\alpha, \alpha)}$ 恰说明 (α, α) 是实数.

与欧氏空间类似, 有 $(0, \alpha) = (0, 0, \alpha) = 0(0, \alpha) = 0$. 特别 $(0, 0) = 0$. 因此, 内积的正定性也可以叙述为:

$(\alpha, \alpha) \geq 0$ 对任意 $\alpha \in V$ 成立, 其中等号成立仅当 $\alpha = 0$.

由内积的正定性可以定义任意向量 α 的长度 $|\alpha| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$. 则 $|\alpha| \geq 0$, 且 $|\alpha| = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$.

长度为 1 的向量称为单位向量(unit vector). 对任意 $\alpha \neq 0, \alpha_0 = \frac{1}{|\alpha|} \alpha$ 是与 α 方向相同的单位向量.

仍有 Cauchy-Schwarz 不等式, 不过要稍加修改:

定理 9.6.1 (Cauchy-Schwarz 不等式) 对西空间 V 中任意 $\alpha, \beta \in V$,
 $|(\alpha, \beta)|^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta)$

成立, 其中的等号仅当 α, β 线性相关时成立.

由 Cauchy-Schwarz 不等式得到

推论 9.6.1 (三角形不等式) 对欧氏空间 V 中任意向量 α, β , 有
 $|\alpha + \beta| \leq |\alpha| + |\beta|$. \square

在西空间中不能像欧氏空间中那样定义任意两个向量的夹角, 但可以定义正交:

对西空间 V 中任意向量 α, β , 如果 $(\alpha, \beta) = 0$, 就称 α, β 正交, 记为 $\alpha \perp \beta$.

由于内积的共轭对称性, $a_{ij} = (\alpha_i, \alpha_j) = \overline{(\alpha_j, \alpha_i)} = \overline{a_{ji}}$, 度量矩阵 A 满足条件 $A^* = A$, 满足这样的条件的复方阵称为 Hermite 方阵(Hermitian matrix).

一般地, 如果对同阶复方阵 A, B 存在可逆复方阵 P 使 $B = P^* A P$ 成立, 就称 A, B 共轭相合(conjunctive matrices). 前面所得的结论就是:

西空间的同一内积在不同的基下的度量矩阵共轭相合.

如果西空间的内积在某一组基 $M = \{\beta_1, \dots, \beta_n\}$ 下的度量矩阵为单位矩阵 I , 也就是 $(\beta_i, \beta_j) = 0 (\forall i \neq j)$ 且 $(\beta_i, \beta_i) = 1 (\forall 1 \leq i \leq n)$, 就称 M 是标准正交基.

与欧氏空间类似, 西空间中的任意一组基可以通过 Gram-Schmidt 正交化或者通过度量矩阵的共轭相合改造成一组标准正交基. 这样就得到

定理 9.6.2 西空间存在标准正交基. 任一组两两正交的单位向量可以扩充为标准正交基. \square

定理 9.6.3 任一正定的 Hermite 方阵 H 可以通过上三角形可逆方阵 T 共轭相合于单位矩阵:

$$T^* H T = I \quad \square$$

定理 9.6.4 西空间中两组标准正交基之间的过渡矩阵 P 满足条件 $P^* P = I$. \square

定义 9.6.2 如果复方阵 U 满足条件 $U^* U = I$, 即 $U^* = U^{-1}$, 就称 U 为酉方阵(unitary matrix). \square

这样, 定理 9.6.4 就可以重新叙述为:

西空间中标准正交基之间的过渡矩阵是酉方阵.

容易看出:

定理 9.6.5 U 是酉方阵 $\Leftrightarrow U$ 的列向量构成 $C^{n \times 1}$ 在标准内积下的一组标准正交基 $\Leftrightarrow U$ 的行向量构成 $C^{1 \times n}$ 在标准内积下的一组标准正交基. \square

定义 9.7.1 设 V 是西空间. \mathcal{B} 是 V 上的线性变换.

- (1) 如果 \mathcal{B} 保持向量的内积不变, 即 $(\mathcal{B}(\alpha), \mathcal{B}(\beta)) = (\alpha, \beta)$ 对任意的 $\alpha, \beta \in V$ 成立, 就称 \mathcal{B} 是酉变换(unitary transformation).
- (2) 如果 $(\mathcal{B}(\alpha), \beta) = (\alpha, \mathcal{B}(\beta))$ 对任意的 $\alpha, \beta \in V$ 成立, 就称 \mathcal{B} 是 Hermite 变换(Hermitian transformation). \square

命题 9.7.1 设 \mathcal{B} 是西空间 V 上的线性变换, A 是 \mathcal{B} 在标准正交基 M 下的矩阵. 则

- (1) \mathcal{B} 是酉变换 $\Leftrightarrow A$ 是酉方阵; $\rightarrow \det U = 1$. 特征值模长为 1, 积与逆均为酉方阵
- (2) \mathcal{B} 是 Hermite 变换 $\Leftrightarrow A$ 是 Hermite 方阵. \rightarrow 特征值均为实数, 不同特征值对应的特征向量正交

定义 9.7.2 满足条件 $A A^* = A^* A$ 的复方阵 A 称为规范方阵(normal matrix). \square

显然酉方阵与 Hermite 方阵都是规范方阵.

与欧氏空间中类似, 西空间 V 上也可以定义伴随变换和规范变换, 并且有: \mathcal{B} 是规范变换 $\Leftrightarrow \mathcal{B}$ 在标准正交基下的矩阵是规范方阵.

命题 9.7.2 设 \mathcal{B} 是西空间 V 上一个线性变换, 则存在 V 上唯一的线性变换 \mathcal{B}^* 使

$$(\mathcal{B}(\alpha), \beta) = (\alpha, \mathcal{B}^*(\beta))$$

对所有的 $\alpha, \beta \in V$ 成立. 设 \mathcal{B} 在标准正交基 M 下的矩阵是 A , 则 \mathcal{B}^* 就是在同一组基 M 下以 A^* 为矩阵的线性变换.

定义 9.7.3 设 \mathcal{B} 是西空间 V 上的线性变换. V 上满足条件

$$(\mathcal{B}(\alpha), \beta) = (\alpha, \mathcal{B}^*(\beta)), \quad \forall \alpha, \beta \in V$$

的线性变换 \mathcal{B}^* 称为 \mathcal{B} 的伴随变换(adjoint transformation).

如果 $\mathcal{B}^* \mathcal{B} = \mathcal{B} \mathcal{B}^*$ 成立, 就称 \mathcal{B} 是规范变换(normal transformation). \square

规范方阵的西相似标准形

命题 9.7.4 与规范方阵 A 西相似的方阵 B 仍是规范方阵.

命题 9.7.5 上三角形矩阵 T 是规范方阵 $\Leftrightarrow T$ 是对角矩阵.

定理 9.7.6 复方阵 A 是规范方阵 $\Leftrightarrow A$ 西相似于对角矩阵.

酉方阵酉相似标准型

定义 9.7.3 设 \mathcal{B} 是酉空间 V 上的线性变换. V 上满足条件

$$(\mathcal{B}(\alpha), \beta) = (\alpha, \mathcal{B}^*(\beta)), \forall \alpha, \beta \in V$$

的线性变换 \mathcal{B}^* 称为 \mathcal{B} 的伴随变换 (adjoint transformation).

如果 $\mathcal{B}^* = \mathcal{B}$ 成立, 就称 \mathcal{B} 是规范变换 (normal transformation). \square

由酉方阵 A 满足条件 $A^* = A^{-1}$ 知酉变换 \mathcal{B} 满足条件 $\mathcal{B}^* = \mathcal{B}^{-1}$; 由 Hermite 方阵 A 满足条件 $A^* = A$ 知 Hermite 变换 \mathcal{B} 满足条件 $\mathcal{B}^* = \mathcal{B}$. 因此, 酉变换和 Hermite 变换 \mathcal{B} 都与 \mathcal{B}^* 在矩阵乘法下可交换, 都是规范变换. 一般地, 有:

推论 9.7.1 \mathcal{B} 是酉空间 V 上的规范变换 $\Leftrightarrow \mathcal{B}$ 在 V 的任意一组标准正交基下的矩阵是规范方阵. \square

定理 9.7.3 任一复方阵 A 酉相似于上三角形矩阵.

教材习题

9.3 如果 A, B 都是正交方阵, 且 $\det A = -\det B$, 求证: $A+B$ 是奇异方阵.

$\det(A+B) = \det A \cdot \det(I+A^{-1}B)$ $A^{-1}B$ 是正交方阵. $\det A^{-1}B = (\det A)^{-1} \det B = -1 \cdot (-1) = 1$.
其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是正交方阵 $A^{-1}B$ 的全部不同特征值. $|\lambda_i| = 1$ 由 $A^{-1}B$ 的特征值为 ± 1 知 $\lambda_i = 1$ 或 $\lambda_i = -1$.
即 $\lambda_i = 1$ 或 $\lambda_i = -1$. 即 $\det(\lambda_i - 1) = 0$ 或 $\det(\lambda_i + 1) = 0 \Rightarrow \det(A+B) = 0$ 证毕

9.4 1. 设

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

求正交矩阵 T , 使 $T^{-1}AT$ 是对角矩阵. $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -1$.
 $\varphi_1(x) = (x-2)(x-1) = 0 \Rightarrow (x-2)(x-1) = 0 \Rightarrow x_1 = (2, 2, 1)^T, x_2 = (-2, 2, 2)^T, x_3 = (1, -2, 2)^T$
三者为正交基. 则标准正交基 $T = \frac{1}{\sqrt{2}}(x_1, x_2, x_3)$ 且 $T^{-1}AT = \text{diag}(2, 1, -1)$

第五节 多项式 (知识及例题)

定义 5.1.1 设 F 是任一数域. x 是一个字母 (称为不定元), n 是任意非负整数, $a_0, a_1, \dots, a_n \in F$, 则形如

$$a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n \quad (5.1.1)$$

的表达式称为 F 上的一个多项式 (polynomial). 其中 a_kx^k 称为这个多项式的 k 次项, a_k 称为 k 次项的系数 (coefficient). (5.1.1) 中没有写出次数高于 n 的项, 对于所有的整数 $k > n$, 我们说 (5.1.1) 中的多项式的 k 次项的系数都等于 0.

定义 5.1.2 如果多项式 $f(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$ 与 $g(x) = b_0 + b_1x + \dots + b_mx^m$ 的同次项的系数相等, 即 $a_k = b_k$ 对所有的非负整数 k 成立, 就称这两个多项式相等, 记为

$$f(x) = g(x)$$

如果多项式 $f(x)$ 不等于 0, 一定可以将它写成 $f(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$ 的形式使 $a_n \neq 0$, 此时称 n 次项 a_nx^n 为这个多项式 $f(x)$ 的首项 (leader), 称 a_n 为首项系数 (leading coefficient), n 称为 $f(x)$ 的次数 (degree), 记为 $\deg f(x)$. 如果首项系数为 1, 就称这个多项式为 **首一多项式** (monic polynomial). \square

定理 5.1.1 (带余除法) 设 $f(x), g(x) \in F[x]$ 且 $g(x) \neq 0$, 则存在唯一的 $q(x), r(x) \in F[x]$ 同时满足以下两个条件:

- (1) $f(x) = q(x)g(x) + r(x)$;
- (2) $r(x) = 0$ 或者 $\deg r(x) < \deg g(x)$.

定理 5.1.1 中由 $f(x), g(x)$ 唯一决定的 $q(x)$ 称为 $g(x)$ 除 $f(x)$ 的商 (integral quotient), $r(x)$ 称为 $g(x)$ 除 $f(x)$ 的余式 (remainder).

定义 5.2.1 设 $f(x), g(x) \in F[x]$. 如果 $h(x) | f(x)$ 且 $h(x) | g(x)$, 则称 $h(x)$ 是 $f(x), g(x)$ 的公因式 (common factor). 如果 $d(x)$ 是 $f(x), g(x)$ 的公因式, 并且 $f(x), g(x)$ 的所有的公因式都整除 $d(x)$, 就称 $d(x)$ 是 $f(x), g(x)$ 的**最大公因式** (greatest common factor). \square

定理 5.2.1 对任意 $f(x), g(x) \in F[x]$, 在 $F[x]$ 中存在 $f(x), g(x)$ 的最大公因式 $d(x)$, 且 $d(x)$ 可以表示成为 $f(x), g(x)$ 的倍式之和, 即存在 $u(x), v(x) \in F[x]$ 使

$$d(x) = u(x)f(x) + v(x)g(x)$$

定义 5.2.2 如果 $(f(x), g(x)) = 1$, 就称 $f(x)$ 与 $g(x)$ **互素** (relatively prime). \square

定理 5.2.2 $f(x), g(x)$ 互素 \Leftrightarrow 存在 $u(x), v(x) \in F[x]$ 使 $u(x)f(x) + v(x)g(x) = 1$.

定理 5.2.3 对 $f_1(x), \dots, f_s(x) \in F[x]$ 的任意一个最大公因式 $d(x)$, 存在 $u_1(x), \dots, u_s(x) \in F[x]$ 使

$$u_1(x)f_1(x) + \dots + u_s(x)f_s(x) = d(x) \quad \square$$

当 $(f_1(x), \dots, f_s(x)) = 1$ 时我们同样称 $f_1(x), \dots, f_s(x)$ 互素. 同样可以证明

定理 5.2.4 $f_k(x) \in F[x] (1 \leq k \leq s)$ 互素的充分必要条件是: 存在 $F[x]$ 中的一组多项式 $u_k(x) (1 \leq k \leq s)$ 使

$$u_1(x)f_1(x) + \dots + u_s(x)f_s(x) = 1 \quad \square$$

定义 5.2.3 对任意 $f_1(x), f_2(x), g(x) \in F[x]$, 如果 $g(x) | (f_1(x) - f_2(x))$, 就称 $f_1(x)$ 与 $f_2(x)$ 模 $g(x)$ 同余 (congruent modulo $g(x)$), 记为 $f_1(x) \equiv f_2(x) \pmod{g(x)}$. 当 $g(x) \neq 0$ 时这也就是说 $f_1(x), f_2(x)$ 被 $g(x)$ 除的余式相等, 像 $f_1(x) \equiv f_2(x) \pmod{g(x)}$ 这样的表示多项式同余的式子称为**多项式的同余式** (congruence of polynomials). \square

容易验证多项式的同余式的如下简单而有用的性质:

命题 5.2.5 对任意 $f_1(x) \equiv h_1(x) \pmod{g(x)}$ 及 $f_2(x) \equiv h_2(x) \pmod{g(x)}$, 以下同余式成立:

$$f_1(x) \pm f_2(x) \equiv h_1(x) \pm h_2(x) \pmod{g(x)}$$

$$f_1(x)f_2(x) \equiv h_1(x)h_2(x) \pmod{g(x)}$$

引理 5.2.6 $f(x), g(x) \in F[x]$ 互素 \Leftrightarrow 存在 $u(x) \in F[x]$ 使 $u(x)f(x) \equiv 1 \pmod{g(x)}$ \square (5.2.3)

定理 5.2.7 (1) 如果 $f_1(x), \dots, f_s(x)$ 都与 $g(x)$ 互素, 则它们的乘积 $f_1(x)\dots f_s(x)$ 与 $g(x)$ 互素.

(2) 如果 $f_1(x)$ 与 $g(x)$ 互素, 且 $g(x) | (f_1(x)f_2(x))$, 则 $g(x) | f_2(x)$.

定理 5.2.8 (中国剩余定理) 设 $g_1(x), \dots, g_s(x)$ 是数域 F 上任意一组两两互素的多项式, $f_1(x), \dots, f_s(x)$ 是 $F[x]$ 中任意一组多项式, 则存在 $f(x) \in F[x]$ 使

$$f(x) \equiv f_i(x) \pmod{g_i(x)}$$

对 $1 \leq i \leq s$ 成立.