

高等代数第四章 矩阵的运算

重要概念:

请读者注意: 如无特殊说明, 矩阵 $A=(a_{ij})$ 。

1. 矩阵的运算

乘法交换律: $A(BC)=(AB)C$ 。

乘法分配律: $A(B+C)=AB+AC$; $(A+B)C=AC+BC$ 。

矩阵的转置表示列写成行, 行写成列, 记为 A^T 。 $(AB)^T=B^T A^T$ 。

2. 特殊矩阵

单位矩阵 I : $a_{ii}=1$, $a_{ij}=0$ ($i \neq j$)。数量矩阵: kI 。

初等矩阵 P : $P(i,j)$ 表示对 I 的 i 、 j 行交换; $P(i(c))$ 表示对 I 的第 i 行 $\times c$;

$P(j,i(k))$ 表示对 I 的第 i 行的 k 倍加到第 j 行上或者第 j 列的 k 倍加到第 i 列上。

基本矩阵 E : E_{ij} 表示 $a_{ij}=1$, 其余元为 0 。

对角矩阵: $\text{diag}\{d_1, \dots, d_n\}$ 表示主对角元为 d_1, \dots, d_n , 其余元为 0 。

对称矩阵: $A^T=A$ 。斜对称矩阵: $A^T=-A$ 。

*对合矩阵: $A^2=I$ 。幂等矩阵: $A^2=A$ 。幂零矩阵: $A^t=0$ 。

3. 矩阵乘积的秩与行列式

几个重要的秩(不)等式:

$$\textcircled{1} A_{s \times n} B_{n \times m} = 0, \text{ 有 } \text{rank}(A) + \text{rank}(B) \leq n$$

$$\textcircled{2} \text{rank}(A+B) \leq \text{rank}(A) + \text{rank}(B)$$

$$\textcircled{3} \text{rank}(AB) \leq \min\{\text{rank}(A), \text{rank}(B)\}$$

$$\textcircled{4} \text{rank}(A_{n \times s} B_{s \times n}) \geq \text{rank}(A) + \text{rank}(B) - s$$

$$\textcircled{5} \text{rank}(A^T A) = \text{rank}(A A^T) = \text{rank}(A)$$

$$\textcircled{6} \text{rank}(A) + \text{rank}(B) = \text{rank} \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \leq \text{rank} \begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

几个重要的行列式公式:

$$\textcircled{1} |AB| = |A||B|$$

$\textcircled{2}$ Cauchy-Binet公式: A 是 $s \times n$ 矩阵, B 是 $n \times s$ 矩阵。

$$s > n \text{ 时, } |AB| = \left| \begin{pmatrix} \left(\begin{matrix} \\ \\ \end{matrix} \right)_{s \times n} \left(\begin{matrix} \\ \\ \end{matrix} \right)_{n \times s} \end{pmatrix} \right| = 0.$$

$$s \leq n \text{ 时, } |AB| = \sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_s \leq n} A \begin{pmatrix} 1, \dots, s \\ v_1, \dots, v_s \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_s \\ 1, \dots, s \end{pmatrix}.$$

$\textcircled{3}$ A 是 $s \times n$ 矩阵, B 是 $n \times s$ 矩阵, AB 的任一 r 阶($r \leq \min\{s, n\}$)子式为

$$AB \begin{pmatrix} i_1, \dots, i_r \\ j_1, \dots, j_r \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_r \leq n} A \begin{pmatrix} i_1, \dots, i_r \\ v_1, \dots, v_r \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_r \\ j_1, \dots, j_r \end{pmatrix}.$$

4. 可逆矩阵

矩阵可逆 \Leftrightarrow 矩阵的秩不等于0。矩阵有逆矩阵，则逆矩阵唯一，记为 A^{-1} 。

$$\text{伴随矩阵: } A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \quad (\text{注意矩阵是转置过来写的!!!})$$

满足 $AA^* = |A|I$, $|A^*| = |A|^{n-1}$ 。(AB)* = B*A*。

任一可逆矩阵可以通过左(右)乘一系列初等矩阵化为单位矩阵。

单位矩阵可以通过左(右)乘一系列初等矩阵化为任一可逆矩阵。

用可逆矩阵去左(右)乘任一矩阵，不改变改矩阵的秩。

$$(A, I) \xrightarrow{\text{初等行变换}} (I, A^{-1}). \quad (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}.$$

5. 矩阵的分块

用分块矩阵的一个求逆矩阵思路: $AB = I$, $A(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\beta_1, \dots, \beta_n)$, $A\alpha_i = \beta_i$ 。去求每组解 α 即可。

分块矩阵的初等行(列)变换: 两块行(列)互换位置; 一块行的左(右)P倍(P是矩阵)加到另一块行上; 用可逆矩阵左(右)乘某一块行。

6. 正交矩阵, 欧几里得空间 R^n

定义内积: $(\alpha, \beta) = \alpha^T \beta$ 。我们称 R^n 是一个欧几里得空间。内积为0, 向量正交。

正交矩阵意味着 $A^T A = I$ 。正交基意味着 n 个向量组成的正交向量组。正交向量组中的向量一定线性无关。标准正交基是将正交基单位化后的产物。

正交矩阵的充要条件是它的行/列向量是一组标准正交基。

$$\text{Schmidt正交化: } \beta_1 = \alpha_1, \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1, \beta_s = \alpha_s - \sum_{j=1}^{s-1} \frac{(\alpha_s, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)} \beta_j, \text{再单位化。}$$

7. K^n 到 K^s 的线性映射

定义为一个映射 $f: S \rightarrow S'$, 即对于每一个 $a \in S$, 均存在 $b \in S'$, s.t. $a \mapsto b$ 。

把 b 称为 a 在 f 下的象, a 称为 b 在 f 下的原象, S 称为定义域, S' 称为陪域, 象组成的集合 $f(S)$ 或 $\text{Im } f$ 称为值域。

单射: $a \neq b \Leftrightarrow f(a) \neq f(b)$; **满射:** $f(S) = S'$; **双射或同构:** 既是单射又是满射。

设 A 是数域 K 上的 $s \times n$ 矩阵, 令 $A: K^n \rightarrow K^s, \alpha \mapsto A\alpha$ 。则 A 是 K^n 到 K^s 的一个映射。这个映射保持加法及数量乘法: $A(\alpha + \beta) = A\alpha + A\beta$; $A(k\alpha) = kA\alpha$ 。

线性映射: 保持加法与数量乘法的映射, 即 $f(\alpha + \beta) = f(\alpha) + f(\beta)$; $f(k\alpha) = kf(\alpha)$ 。

以下所有讨论发生在线性映射 $f: V_1^m \rightarrow V_2^m, \alpha \mapsto A\alpha$ 下:

I: 对于任意的 V_1, V_2 , 必存在 f , 使得该线性映射成立。(零映射即满足)

II: 对于每一个形如上式的线性映射, 它将零元映射成零元, 负元映射成负元, 相关向量组映射成相关向量组, 无关向量组不一定映射成无关向量组。

III: 由于 $f(\alpha) = f(\sum_{i=1}^n k_i \alpha_i) = \sum_{i=1}^n k_i f(\alpha_i)$ 是原向量组基的象 $f(\alpha_i)$ 的线性组合, 因

此我们构造线性映射时, 只需要确定基的象。

IV: $f: V_1 \rightarrow V_2$ 是单射 $\Leftrightarrow f(\alpha) = 0$ 则 $\alpha = 0$ 。

V: $f: V_1 \rightarrow V_2$ 是同构 $\Rightarrow f$ 把 V_1 无关向量组映射成 V_2 无关向量组, 把 V_1 基映射成 V_2

基 $\Rightarrow \dim V_1 = \dim V_2$ 。

$V_1: \dim V_1 = \dim V_2 \Rightarrow$ 至少存在一个 (进而存在无穷多个) **同构** $f: V_1 \rightarrow V_2$ 。

$\text{Ker}(f)$ 表示在映射 f 下, 映成零元的原象集, 称作映射 f 的核 (Kernel)。

注: 1. $\text{Ker}(f)$ 是 V_1 的子空间; F^m 的子空间均为某个 $f: F^m \rightarrow F^n$ 的核, thus 均为某个齐次线性方程组的解空间。

2. $\{F^m \text{ 的子空间}\}$ 与 $\{\text{线性映射 } f: F^m \rightarrow F^n \text{ 的 } \text{Ker}(f)\}$ 并不是一一对应的 (this is because 有很多不同的齐次线性方程组解相同)。

对于映射 $f: V_1 \rightarrow V_2$, 固定 V_1 和 V_2 的一组基 $\{\alpha_i\}_{i=1}^m, \{\beta_i\}_{i=1}^n$:

我们有 $f: V_1 \rightarrow V_2, (\alpha_1, \dots, \alpha_m)X \mapsto (\beta_1, \dots, \beta_n)AX$ 。

记 $\text{Hom}_F(V_1, V_2)$ 为满足 $f: V_1 \rightarrow V_2$ 的所有映射 f 构成的集合, 是一个 (现代) 向量空间。

对于某个 $f \in \text{Hom}_F(V_1, V_2)$,

$\because f(\alpha_i) = f((\alpha_1, \dots, \alpha_m) \varepsilon_i) = (\beta_1, \dots, \beta_n) A \varepsilon_i \Leftrightarrow (f(\alpha_1), \dots, f(\alpha_m)) = (\beta_1, \dots, \beta_n) A$ 。

$\therefore A$ 由 $f \in \text{Hom}_F(V_1, V_2)$ 唯一决定。称 A 为 f 在基 $\{\alpha_i\}_{i=1}^m, \{\beta_i\}_{i=1}^n$ 下的矩阵。

定义: $\sigma: \text{Hom}(V_1, V_2) \rightarrow M_{m \times n}(F), f \mapsto A$ 。 (σ 是一一映射)

1. σ 线性: $\sigma(f+g) = \sigma(f) + \sigma(g), \sigma(kf) = k\sigma(f)$;

2. σ 单: $\sigma(f) = 0 \Rightarrow f = 0$;

3. σ 满: $\forall A \in M_{m \times n}(F), V_1 \rightarrow V_2, f: (\alpha_1, \dots, \alpha_m)X \mapsto (\beta_1, \dots, \beta_n)AX$,

则 $(f(\alpha_1), \dots, f(\alpha_m)) = (\beta_1, \dots, \beta_n)A$ 。

设 f 在基 $\{\alpha_i\}_{i=1}^m, \{\beta_i\}_{i=1}^n$ 下的矩阵为 A , g 在基 $\{\beta_i\}_{i=1}^m, \{\gamma_i\}_{i=1}^n$ 下的矩阵为 B , 则 $g \circ f$ 在

基 $\{\alpha_i\}_{i=1}^m, \{\gamma_i\}_{i=1}^n$ 下的矩阵为 BA 。

如果线性映射 $f: V_1 \rightarrow V_2$ 存在线性映射 $g: V_2 \rightarrow V_1$ 使得 $f \circ g = id_{V_2}, g \circ f = id_{V_1}$ 。则称 f

是可逆的。 f 可逆的充要条件是 f 是同构, 即 $\dim V_1 = \dim V_2$ 。此时有 $A_{n \times n} B_{n \times n} = I$ 。

即: $\text{Hom}_F(V, V) \cong M_{n \times n}(F)$ (同构), $f \leftrightarrow A, f^{-1} \leftrightarrow A^{-1}$ 。

8. 一些特殊的矩阵公式 (important!)

a. 上 (下) 三角矩阵乘上 (下) 三角矩阵仍是上 (下) 三角矩阵。

b. 正交矩阵乘正交矩阵仍是正交矩阵。

c. 上三角矩阵是正交矩阵, 则它一定是对角矩阵且主对角元为 ± 1 。

d. 可逆上 (下) 三角矩阵的逆矩阵仍是上 (下) 三角矩阵。

e. 设 A, B 分别是 $s \times n, n \times s$ 矩阵, 则 $|I_s - AB| = |I_n - BA| = \begin{vmatrix} I_n & B \\ A & I_s \end{vmatrix}$

f. 若 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix}$, 则 $A^{-1} = \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} & -A_{11}^{-1}A_{12}A_{22}^{-1} \\ 0 & A_{22}^{-1} \end{pmatrix}$

g. 若 $AC = CA$, 则 $\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |AD - BC|$ (类似公式有很多, 要习惯分块)

h. 若 A, D 分别是 r, s 阶可逆矩阵, B, C 分别是 $r \times s, s \times r$ 阶矩阵, 则

$$|D||A-BD^{-1}C| = |A||D-CA^{-1}B| = \begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} \quad (\text{是公式d的一般情况})$$

好题集萃:

类型1: 矩阵的秩

1. 证明: 数域K上的n级矩阵A是对合矩阵的充要条件是 $\text{rank}(I+A)+\text{rank}(I-A)=n$.

解: 这道题用矩阵乘除法的性质难以做出。我们换用另一种方法: 分块矩阵法。

$$\text{rank}(I+A)+\text{rank}(I-A) = \text{rank} \begin{pmatrix} I-A & 0 \\ 0 & I+A \end{pmatrix}, \text{ 对大矩阵进行初等变换:}$$

$$\begin{pmatrix} I-A & 0 \\ 0 & I+A \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I-A & 0 \\ I-A & I+A \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I-A & I-A \\ I-A & 2I \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I-A^2 & I+A \\ I-A & 2I \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} \frac{I-A^2}{2} & 0 \\ I-A & 2I \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \frac{I-A^2}{2} & 0 \\ 0 & 2I \end{pmatrix}, \therefore \text{rank}(I+A)+\text{rank}(I-A)=n \Leftrightarrow \text{rank}(I-A^2)=0 \Leftrightarrow A^2=I.$$

2. 设 $A_{m \times n}$ 、 $B_{m \times n}$, 证明: $\text{rank}(A)+\text{rank}(B)+\text{rank}(A+B) \geq \text{rank}(A, B)+\text{rank} \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}$ 。

$$\text{解: } \text{rank} \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} + \text{rank}(A, B) \leq \text{rank} \begin{pmatrix} A & 0 & B \\ B & A & 0 \\ 0 & A & B \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等列变换}} \text{rank} \begin{pmatrix} A+B & 0 & B \\ A+B & A & 0 \\ A+B & A & B \end{pmatrix}$$

$$\leq \text{rank} \begin{pmatrix} A+B \\ A+B \\ A+B \end{pmatrix} + \text{rank} \begin{pmatrix} 0 \\ A \\ A \end{pmatrix} + \text{rank} \begin{pmatrix} B \\ 0 \\ B \end{pmatrix} = \text{rank}(A+B) + \text{rank}(A) + \text{rank}(B)。$$

3. A、B是n阶方阵, 且 $AB=BA$ 。

(1) 证明: $\text{rank}(A)+\text{rank}(B) \geq \text{rank}(AB)+\text{rank}(A+B)$;

(2) 若 $\text{rank}(A^2)=\text{rank}(A)$, 且 $AB=BA=0$, 证明: $\text{rank}(A)+\text{rank}(B)=\text{rank}(A+B)$ 。

$$\text{解: } (1) \text{rank}(A)+\text{rank}(B) = \text{rank} \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} A & 0 \\ A+B & B \end{pmatrix} \geq \text{rank} \begin{pmatrix} A & 0 \\ A+B & B(A+B) \end{pmatrix}$$

$$= \text{rank} \begin{pmatrix} A & -AB \\ A+B & 0 \end{pmatrix} \geq \text{rank}(AB) + \text{rank}(A+B).$$

(2) 易证: 若 $\text{rank}(A^2)=\text{rank}(A)$, 则矩阵方程 $A^2C=A$ 有解。

$$\text{rank}(A+B) = \text{rank} \begin{pmatrix} A+B & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} A+B & 0 \\ A^2 & 0 \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} A+B & A+B \\ A^2 & A^2 \end{pmatrix} \xrightarrow{I-2 \times AC}$$

$$\text{rank} \begin{pmatrix} B & A+B \\ 0 & A^2 \end{pmatrix} \geq \text{rank}(A) + \text{rank}(B). \text{ 联立 } \text{rank}(A+B) \leq \text{rank}(A) + \text{rank}(B), \text{ 命题成立。}$$

4. 设A、B都是n级矩阵, 证明: 如果AB=BA=0, 那么存在正整数m, 使得 $\text{rank}(A^m+B^m)=\text{rank}(A^m)+\text{rank}(B^m)$ 。

解: 引理1: 对任意 $A \in M_n(F)$, 正整数n使得 $\text{rank}(A^n)=\text{rank}(A^{n+k})$, $k \in Z^+$ 。

证明: 由 $n \geq \text{rank}(A) \geq \text{rank}(A^2) \geq \dots \geq \text{rank}(A^n) \geq \text{rank}(A^{n+1})$ 知这n+1个大于等于号中必有一个取到等号。不妨设 $\text{rank}(A^m)=\text{rank}(A^{m+1})$, $m \in \{1, 2, \dots, n\}$ 。

易知 $A^m X=0$ 与 $A^{m+1} X=0$ 同解。则 $A^m(A X)=0$ 与 $A^{m+1}(A X)=0$ 同解, 即 $\text{rank}(A^{m+1})=\text{rank}(A^{m+2})$ 。由此递推知 $\text{rank}(A^n)=\text{rank}(A^{n+k})$ 对任意 $k \in Z^+$ 均成立。

引理2: A、B分别是数域K上的 $s \times n$ 和 $n \times m$ 矩阵。矩阵方程 $ABX=A$ 有解的充分必要条件是 $\text{rank}(AB)=\text{rank}(A)$ 。

证明: $ABX=A$ 有解 $\Leftrightarrow \text{rank}(AB)=\text{rank}(AB, A)$ 。 $\because \text{rank}(AB, A)=\text{rank}[A(B, I)] \leq \text{rank}(A) \leq \text{rank}(AB, A)$, $\therefore \text{rank}(AB, A) \equiv \text{rank}(A)$; $\text{rank}(AB)=\text{rank}(AB, A)=\text{rank}(A)$ 。

回到原题。由于存在正整数m, 使得 $\text{rank}(A^{m+1})=\text{rank}(A^m)$, $\therefore A^{m+1} X=A^m$ 有解。不妨设 $A^{m+1} C=A^m$ 。下面采用分块矩阵:

$$\begin{pmatrix} A^m + B^m & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{2+1 \times A} \begin{pmatrix} A^m + B^m & 0 \\ A^{m+1} & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{2+1 \times I} \begin{pmatrix} A^m + B^m & A^m + B^m \\ A^{m+1} & A^{m+1} \end{pmatrix} \xrightarrow{1+2 \times (-AC)} \begin{pmatrix} B^m & A^m + B^m \\ 0 & A^{m+1} \end{pmatrix} \xrightarrow{2+1 \times (-I)} \begin{pmatrix} B^m & A^m \\ 0 & A^{m+1} \end{pmatrix} \xrightarrow{1+2 \times (-C)} \begin{pmatrix} B^m & 0 \\ 0 & A^{m+1} \end{pmatrix}。$$

$\therefore \text{rank}(A^m+B^m)=\text{rank}(A^{m+1})+\text{rank}(B^m)=\text{rank}(A^m)+\text{rank}(B^m)$ 。

类型 2: 行列式的计算

1. 计算右图的 n 阶行列式($n \geq 2$):

$$\begin{vmatrix} 0 & 2 & 3 & \dots & n \\ 1 & 0 & 3 & \dots & n \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & 2 & 3 & \dots & 0 \end{vmatrix}$$

解:
$$\begin{vmatrix} 0 & 2 & 3 & \dots & n \\ 1 & 0 & 3 & \dots & n \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & 2 & 3 & \dots & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{vmatrix} (1 \ 2 \ \dots \ n) - \text{diag}\{1, 2, \dots, n\}$$

$$= \begin{vmatrix} -\text{diag}\{1, 2, \dots, n\} & I_n - \text{diag}^{-1}\{1, 2, \dots, n\} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} & (1 \ 2 \ \dots \ n) \end{vmatrix} \stackrel{\Delta}{=} (-1)^n n! \begin{vmatrix} I_1 - (1 \ 2 \ \dots \ n) & \begin{pmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} \\ \vdots \\ \frac{1}{n} \end{pmatrix} \end{vmatrix}$$

$= (-1)^n n!(1-n)$. Δ 一步用到了 $|I_n - AB| = |I_n - BA|$ 。

2. 设B、C分别是实数域上的 $n \times s, n \times (n-s)$ 级矩阵, 证明 $\begin{vmatrix} B^T B & B^T C \\ C^T B & C^T C \end{vmatrix} \leq |B^T B| |C^T C|$

解: 首先说明, (v_1', \dots, v_{n-s}') 表示 (v_1, \dots, v_s) 在 $(1, \dots, n)$ 中的余项。

经过观察, 容易发现 $\begin{vmatrix} B^T B & B^T C \\ C^T B & C^T C \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} B^T \\ C^T \end{vmatrix} (B, C) = \begin{vmatrix} B^T \\ C^T \end{vmatrix} (B, C) = |B, C|^2$ 。我们有:

$$\begin{aligned}
|(B, C)|^2 &\xrightarrow{\text{laplace}} \left(\sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_s \leq n} (-1)^{\sum_{i=1}^s (v_i+i)} B \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_s \\ 1, \dots, s \end{pmatrix} C \begin{pmatrix} v_1', \dots, v_{n-s}' \\ s+1, \dots, n \end{pmatrix} \right)^2 \\
&\xrightarrow{\text{Cauchy}} \leq \left(\sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_s \leq n} B \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_s \\ 1, \dots, s \end{pmatrix} \right)^2 \left(\sum_{1 \leq v_1' < \dots < v_{n-s}' \leq n} C \begin{pmatrix} v_1', \dots, v_{n-s}' \\ s+1, \dots, n \end{pmatrix} \right)^2 \\
&= \left(\sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_s \leq n} B^T \begin{pmatrix} 1, \dots, s \\ v_1, \dots, v_s \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_s \\ 1, \dots, s \end{pmatrix} \right) \left(\sum_{1 \leq v_1' < \dots < v_{n-s}' \leq n} C^T \begin{pmatrix} s+1, \dots, n \\ v_1', \dots, v_{n-s}' \end{pmatrix} C \begin{pmatrix} v_1', \dots, v_{n-s}' \\ s+1, \dots, n \end{pmatrix} \right) \\
&\xrightarrow{\text{Binet-Cauchy}} |B^T B| |C^T C|.
\end{aligned}$$

类型3: Schmidt正交化

1. 设A是实数域上的n级矩阵, 证明: 如果A可逆, 那么A可以唯一地分解成正交矩阵T和主对角元都为正数的上三角矩阵B的乘积: $A=TB$ 。

解: 先证明可分解性。由于矩阵A可逆, 所以A的列向量组 $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 线性无关。经过Schmidt正交化可得到与 $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 等价的正交向量组 $(\beta_1, \dots, \beta_n)$ 。所以:

$$\alpha_1 = \beta_1, \alpha_2 = \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 + \beta_2, \dots, \alpha_n = \sum_{i=1}^{n-1} \frac{(\alpha_n, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} \beta_i + \beta_n。$$

记 $b_{ji} = \frac{(\alpha_i, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)}, \eta_i = \frac{1}{|\beta_i|} \beta_i$ 。我们有:

$$(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\beta_1, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} 1 & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ 0 & 1 & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} = (\eta_1, \dots, \eta_n) \begin{pmatrix} |\beta_1| & b_{12}|\beta_1| & \dots & b_{1n}|\beta_1| \\ 0 & |\beta_2| & \dots & b_{2n}|\beta_n| \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & |\beta_n| \end{pmatrix},$$

即 $A=TB$, T 是 (η_1, \dots, η_n) , B 是
$$\begin{pmatrix} |\beta_1| & b_{12}|\beta_1| & \dots & b_{1n}|\beta_1| \\ 0 & |\beta_2| & \dots & b_{2n}|\beta_n| \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & |\beta_n| \end{pmatrix}。$$

再证明唯一性。设 $A=T_1B_1=T_2B_2$ 。两边左乘 T_1^{-1} 、右乘 B_2^{-1} , 得到 $B_1B_2^{-1}=T_1^{-1}T_2$ 。由于等式左边是上三角矩阵, 右边是正交矩阵。由性质c知道 $B_1B_2^{-1}$ 是对角矩阵, 且主对角元是 ± 1 。因为 $B_1B_2^{-1}$ 主对角元是正数, 所以 $B_1B_2^{-1}=I$ 。即 $B_1=B_2, T_1=T_2$ 。

2. 设A是实数域上的 $m \times n$ 矩阵, 其中 $m > n$ 。证明: 如果A的列向量组 $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 线性无关, 那么A可以唯一分解成 $A=QR$, 其中Q是列向量组为正交单位向量组的 $m \times n$ 矩阵, R是主对角元都是正数的n级上三角矩阵, 这称为QR-分解。

解: 可分解性与上题同。下证唯一性。

设 $A=Q_1R_1=Q_2R_2$ 。等式两边右乘 R_1^{-1} , 得 $Q_1=Q_2R_2R_1^{-1}$ 。容易知道 $R_2R_1^{-1}$ 仍是主对角元为正数的上三角矩阵。不妨设 $Q_1=(\alpha_1, \dots, \alpha_n), Q_2=(\beta_1, \dots, \beta_n), R_2R_1^{-1}=(c_{ij})$ 。

$$\therefore (\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\beta_1, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ 0 & c_{22} & \dots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & c_{nn} \end{pmatrix} = (c_{11}\beta_1, \dots, c_{1n}\beta_1 + \dots + c_{nn}\beta_n)。$$

回顾正交向量的性质: $(\eta_i, \eta_j) = \delta_{ij}$ 。我们有:

$$(\alpha_1, \alpha_1) = (c_{11}\beta_1, c_{11}\beta_1) = c_{11}^2(\beta_1, \beta_1) = c_{11}^2 = 1 \Rightarrow c_{11} = 1;$$

$$(\alpha_1, \alpha_j) = (c_{11}\beta_1, \sum_{i=1}^j c_{ij}\beta_i) = c_{11}c_{1j}(\beta_1, \beta_1) + \sum_{i=2}^j c_{11}c_{ij}(\beta_1, \beta_i) = c_{11}c_{1j} = 0 \Rightarrow c_{1j} = 0;$$

$$(\alpha_2, \alpha_2) = (c_{12}\beta_1 + c_{22}\beta_2, c_{12}\beta_1 + c_{22}\beta_2) = c_{12}^2 + c_{22}^2 = 1 \Rightarrow c_{22} = 0; \dots\dots$$

依次进行下去, 知道 $c_{ii}=1$, $c_{ij}=0(i \neq j)$ 。所以 $R_2R_1^{-1}=I$ 。继而 $R_1=R_2$, $Q_1=Q_2$ 。

类型4*: 矩阵的实际应用

1. 证明: 如果整数a和b可以表示成形式为 $x^3+y^3+z^3-3xyz$ 的形式, 那么ab也能表示成这种形式的数。

解: 易知 $x^3+y^3+z^3-3xyz = \begin{vmatrix} x & y & z \\ y & z & x \\ z & x & y \end{vmatrix} = |xI + yC + zC^2|$, 其中 $C = \begin{vmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix}$ 是循环移位矩

阵, 知 $C^3=I$ 。

$$\begin{aligned} \therefore ab &= |x_1I + y_1C + z_1C^2| |x_2I + y_2C + z_2C^2| = |(x_1I + y_1C + z_1C^2)(x_2I + y_2C + z_2C^2)| \\ &= |(x_1x_2 + y_1z_2 + y_2z_1)I + (x_1y_2 + x_2y_1 + z_1z_2)C + (x_1z_2 + x_2z_1 + y_1y_2)C^2| \\ &= (x_1x_2 + y_1z_2 + y_2z_1)^3 + (x_1y_2 + x_2y_1 + z_1z_2)^3 + (x_1z_2 + x_2z_1 + y_1y_2)^3 - 3(x_1x_2 + y_1z_2 + y_2z_1)(x_1y_2 + x_2y_1 + z_1z_2)(x_1z_2 + x_2z_1 + y_1y_2)。得证! \end{aligned}$$

2. 考虑n个城市之间是否有航班连接的问题。令

$$A(i,j) = \begin{cases} 1, & \text{当城市 } C_i \text{ 有直飞 } C_j \text{ 的航班;} \\ 0, & \text{否则,} \end{cases} \text{ 的 } n \text{ 级矩阵称为邻接矩阵。证明: 从城市 } C_i$$

到 C_j 所需要的航班个数等于使 $A^m(i,j) \neq 0$ 的最小正整数 m 。

解: 利用数学归纳法。 $m=1, 2$ 时均显然成立。

假设航班个数为 $1, 2, \dots, m-1$ 时结论成立。

C_i 到 C_j 所需航班个数为 $m \Leftrightarrow$ 存在 C_k 使得 C_i 到 C_k 需要 $m-t$ 个航班, C_k 到 C_j 需要 t 个航班

\Leftrightarrow 存在 k 使得 $A^{m-t}(i,k) \neq 0, A^t(k,j) \neq 0$ 且对于任意 k 有 $A^{m-t-1}(i,k)=0$ 或 $A^t(k,j)=0$ 成立

$\Leftrightarrow A^m(i,j) = A^{m-t}A^t(i,j) = \sum A^{m-t}(i;s)A^t(s;j) \neq 0$, 而 $A^{m-1}(i,j) = \sum A^{m-1}(i;s)A^t(s;j) = 0$ 。

由数学归纳法知原题结论成立。

本章重点:

1. 分块矩阵与矩阵的分块
2. 矩阵的逆
3. Binet-Cauchy公式
4. 正交矩阵/(单位)正交基
5. 线性映射的矩阵表示

高等代数第五章 矩阵的相抵与相似

重要概念：

1. 等价关系与集合的划分：

集合S上的一个二元关系 \sim 如果具有下述性质： $\forall a, b, c \in S$ ，有

1° $a \sim a$ (反身性)

2° $a \sim b \Rightarrow b \sim a$ (对称性)

3° $a \sim b$ and $b \sim c \Rightarrow a \sim c$ (传递性)

则称 \sim 是S的一个等价关系。

所有与 a 形成等价关系的元素构成的集合叫做由 a 确定的等价类，记为 \bar{a} 。

2. 矩阵的相抵：

如果矩阵A经过一些初等行列变换变成矩阵B，则称A、B相抵，记做 $A \overset{\text{相抵}}{\sim} B$ 。

相抵是一个等价关系，由矩阵的秩完全决定。即A、B相抵 $\Leftrightarrow \text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ 。

这里请读者注意，A、B相抵，必须有 $A, B \in M_{m \times n}(F)$ 。即行列数相等。

相抵标准形： 设 $\text{rank}(A) = r$ ，则 $A \sim \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 。该矩阵称为A的相抵标准型。

由于A可以通过初等行列变换化为它的相抵标准型，故 $A = P \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} Q$ 。其中P、

Q是可逆矩阵。

3. 广义逆矩阵

定义：使得 $AXA = A$ 的所有解X称为A的广义逆矩阵，记做 A^- 。即： $AA^-A = A$ 。

若 $A = P \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} Q$ ，则 $A^- = Q^{-1} \begin{pmatrix} I_r & B \\ C & D \end{pmatrix} P^{-1}$ ，s.t. $AA^-A = A$ 。显然广义逆矩阵不唯一。

非齐次线性方程组 $AX = \beta$ 有界的充要条件是 $\beta = AA^- \beta$ 。

非齐次线性方程组 $AX = \beta$ 有界，则它的通解可以表示为 $A^- \beta$ 。

4. 矩阵的相似

*研究矩阵相似的来源：

在线性映射中，由于基的选取不同，就算是自身到自身的映射 $f: V \rightarrow V$ ，就算是对于同一个 f ，对应的矩阵都可以千变万化。那么这个 f 对应的所有矩阵之间到底有什么规律和联系呢？

设 $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 是一组基， $(\beta_1, \dots, \beta_n)$ 是另一组基， $(f(\alpha_1), \dots, f(\alpha_n)) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)A$ ， $(f(\beta_1), \dots, f(\beta_n)) = (\beta_1, \dots, \beta_n)B$ ，并且满足 $(\beta_1, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)C$ 。易证C可逆。

则 $(f(\beta_1), \dots, f(\beta_n)) = (f(\alpha_1), \dots, f(\alpha_n))C \Rightarrow (\beta_1, \dots, \beta_n)B = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)AC$

$\Rightarrow (\alpha_1, \dots, \alpha_n)CB = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)AC \Rightarrow CB = AC \Rightarrow B = C^{-1}AC$ 。这便是矩阵相似的由来。

定义：称数域K上的n级矩阵A和B相似，当且仅当存在数域K上的n级矩阵P， $P^{-1}AP = B$ 。记作 $A \sim B$ 。矩阵相似满足反身性、对称性、传递性，构成一个等价类。

注：相似依赖于把A、B看成是哪个数域上的矩阵。

特别地，与0相似的矩阵为0，与 kI 相似的矩阵为 kI 。

矩阵A与B相似, 则 $\text{tr}(A)=\text{tr}(B)$, $\text{rank}(A)=\text{rank}(B)$, $|A|=|B|$, $A^{-1}\sim B^{-1}$ 。

tr的运算是线性的, 且 $\text{tr}(AB)=\text{tr}(BA)$ 。

5. 矩阵的特征值与特征向量

定义: $\exists \lambda \in \mathbf{K}, \alpha \in \mathbf{K}^n$, s.t. $A\alpha = \lambda\alpha$ 。 α 称为矩阵A的**特征向量**, λ 称为**特征值**。

易证 $|\lambda I - A| = 0$ 。我们把 $|\lambda I - A|$ 称为矩阵A的**特征多项式**。此时 α 是方程 $(\lambda I - A)X = 0$ 的一个解。对于每一个特征值 λ_j , 称 $(\lambda_j I - A)X = 0$ 的解空间是属于 λ_j 的**特征子空间**。

去求解特征值, 实际上就是去求特征多项式的根。

零向量不是特征向量。

A的特征多项式 $|\lambda I - A|$ 是 λ 的n次多项式, 则 λ^{n-k} 的系数是A的所有k阶主子式之和乘 $(-1)^k$ 。特别地, λ^n 系数是1, λ^{n-1} 系数是 $-\text{tr}(A)$, 常数项是 $(-1)^n |A|$ 。

由韦达定理, 知道 $\sum \lambda_i = \text{tr}(A)$, $\prod \lambda_i = |A|$ 。

相似的矩阵有相同的特征多项式。反之则不然。

数域K的矩阵A相似于对角矩阵, 我们称A可对角化, 该对角矩阵称为A的**相似标准形**。A可对角化的充要条件是A有n个线性无关的特征向量。

6. 矩阵可对角化的条件

把可对角化的矩阵所有特征值对应的特征向量写成一个矩阵形式: $U = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$, 则 $U^{-1}AU = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$ 。

特征子空间的维数(几何重数) \leq 根的重数(代数重数);

不相等的根对应的特征向量线性无关。

n级矩阵A可对角化的充要条件是不同特征值特征子空间的维数之和为n。

如果n级矩阵A有n个不同的特征值, 则A可对角化。

设 $f(x) = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0$ 。若A的一个特征值为 λ , 对应的特征向量为 α , 那么 $f(A)$ 对应的特征值为 $f(\lambda)$, 对应的特征向量为 α 。

由于相似矩阵的行列式相等, 那么一个可对角化矩阵的行列式为其所有特征值的乘积。

对于一个复杂矩阵B, 我们可以把它写成矩阵多项式 $f(A)$ 的形式(A在数域K上是可对角化矩阵), 再计算出A的特征值 λ , 随即知道B的特征值为 $f(\lambda)$, 再做乘积得出 $\det B$ 。

7. 实对称矩阵的对角化

实对称矩阵正交相似于**实**对角矩阵, 且不同特征值对应的特征向量两两正交。

实对称矩阵的所有特征值几何重数等于代数重数。

对于求 $T^{-1}AT = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ 中正交矩阵T的过程:

- 1) 确定特征多项式 $|\lambda I - A| = 0$ 的全部解;
- 2) 求出特征子空间的一组基, 并施用Schmidt正交化;
- 3) 全部按列依次写出来得到T。注意 λ 与 η 的对应关系。

8. 一些特殊的矩阵公式 (important!)

a. 行满秩矩阵满足 $AA^T = I$, 列满秩矩阵满足 $B^T B = I$ 。

b. A是B的一个广义逆的充要条件是 $\text{rank}(A) + \text{rank}(I_n - BA) = n$ 。

c. 幂等矩阵的秩等于它的迹。

d. AB与BA有着相同的非零特征值, 且代数重数相同; 若 λ_0 是AB的某个非零特征值, η 是AB属于 λ_0 的特征向量, 则 $B\eta$ 是BA属于 λ_0 的特征向量。特别地, 若A、B都是n级矩阵, 则AB与BA的特征多项式相同。

e. 矩阵A、 $B \in M_n(F)$, 则AB与BA的特征多项式相等。

f. 矩阵A可对角化, λ_i 是A所有的特征值, 则 $|A| = \prod \lambda_i$ 。

- g. $\text{rank}(A)=1$, 则矩阵A必有特征值 $\text{tr}(A)$ 。
 h. 可逆矩阵没有0特征值。
 i. 实数多项式复根以共轭形式成对出现。
 j. 实数域不相似, 复数域也不相似; 复数域相似, 实数域也相似。

好题集萃:

类型1: 有解条件与通解形式

1. 设A,B,C分别是数域K上的 $s \times n, p \times m, s \times m$ 矩阵, 证明: 矩阵方程 $AX-YB=C$ 有解的充分必要条件是 $C=AA^{\cdot}C+CB^{\cdot}B-AA^{\cdot}CB^{\cdot}B$; 在有解时, 它的通解为 $X=A^{\cdot}C+A^{\cdot}ZB+(I_n-A^{\cdot}A)W$, $Y=-(I_s-AA^{\cdot})CB+Z-(I_s-AA^{\cdot})ZBB^{\cdot}$ 。其中Z和W分别是数域K上的任意 $s \times p, n \times m$ 矩阵。

解: 有解条件:

充分性: 如果 $C=AA^{\cdot}C+CB^{\cdot}B-AA^{\cdot}CB^{\cdot}B$, 则 $X=A^{\cdot}C$, $Y=AA^{\cdot}CB^{\cdot}-CB^{\cdot}$ 是一个解。

必要性: 设X、Y是一个解, 则 $AX-YB=C \Rightarrow AA^{\cdot}AX-YBB^{\cdot}B=C$

$$\Rightarrow AA^{\cdot}(AX-YB)+AA^{\cdot}YB+(AX-YB)B^{\cdot}B-AXB^{\cdot}B=C$$

$$\Rightarrow AA^{\cdot}C+CB^{\cdot}B+AA^{\cdot}YB-AXB^{\cdot}B=C$$

$$\Rightarrow AA^{\cdot}C+CB^{\cdot}B+AA^{\cdot}YBB^{\cdot}B-AA^{\cdot}AXB^{\cdot}B=C$$

$$\Rightarrow AA^{\cdot}C+CB^{\cdot}B+AA^{\cdot}(YB-AX)B^{\cdot}B=C$$

$$\Rightarrow AA^{\cdot}C+CB^{\cdot}B-AA^{\cdot}CB^{\cdot}B=C。$$

通解形式: 通解是解: 代入验证即可。

解是通解: 1) $AX-YB=C \Rightarrow A^{\cdot}AX-A^{\cdot}YB=A^{\cdot}C \Rightarrow X=X-A^{\cdot}AX+A^{\cdot}YB+A^{\cdot}C$

$\Rightarrow X=A^{\cdot}C+A^{\cdot}YB+(I_n-A^{\cdot}A)X$; 满足X的通解形式;

$$2) AX-YB=C \Rightarrow AX=YB+C \quad [\because AXB^{\cdot}=AA^{\cdot}AXB^{\cdot} \therefore (I_s-AA^{\cdot})AXB^{\cdot}=0]$$

$$\Rightarrow (I_s-AA^{\cdot})(YB+C)B^{\cdot}=0 \Rightarrow (I_s-AA^{\cdot})CB^{\cdot}+(I_s-AA^{\cdot})YBB^{\cdot}=0$$

$$\Rightarrow Y=-(I_s-AA^{\cdot})CB^{\cdot}+Y-(I_s-AA^{\cdot})YBB^{\cdot}; 满足Y的通解形式。$$

类型2: 迹的运用

1. 设A是数域K上的n级矩阵, $n \geq 2$ 。证明: 若A的秩为1且 $A^2 \neq 0$, 则A有一个非零特征值 $\text{tr}(A)$, 且0是A的 $n-1$ 重特征值。

解: $|\lambda I - A| = \lambda^n - \text{tr}(A)\lambda^{n-1} = 0 \rightarrow \lambda = 0$ 或 $\text{tr}(A)$ 。 $\because \text{rank}(A)=1$, 则 $A = \alpha\beta^T$, $A^2 = \alpha\beta^T\alpha\beta^T = \beta^T\alpha A$, $\therefore \beta^T\alpha \neq 0$, $\text{tr}(A) = \text{tr}(\alpha\beta^T) = \text{tr}(\beta^T\alpha) \neq 0$ 。 $\therefore A$ 有一个非零特征值 $\text{tr}(A)$, 且易知0是A的 $n-1$ 重特征值。

2. 设A是复数域上的n级矩阵, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是A的全部特征值, 求A的伴随矩阵 A^* 的全部特征值。

解: 法一: 1) 若A可逆, 则 $\lambda_i \neq 0$ 。进而 $A\alpha_i = \lambda_i\alpha_i \rightarrow A^*A\alpha_i = \lambda_i A^*\alpha_i \rightarrow |A|\alpha_i = \lambda_i A^*\alpha_i \rightarrow$

$$\frac{|A|}{\lambda_i} \alpha_i = A^* \alpha_i。 |A| = \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n, A^* \text{全部特征值为 } \lambda_2 \lambda_3 \dots \lambda_{n-1}, \lambda_1 \lambda_3 \dots \lambda_n, \dots, \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_{n-1}。$$

2) 若A不可逆, 则必有某个 $\lambda_n = 0$ 。则由前面结论知 $\text{rank}(A^*) \leq 1$ 。

2.1) 当 $\text{rank}(A) = n-1$ 时, $\text{rank}(A^*) = 1$ 。由第1题结论, 知 A^* 有个特征值为 $\text{tr}(A^*) = A_{11} +$

$$A_{22} \dots + A_{nn} = A \text{的特征多项式 } \lambda \text{项的前系数的 } (-1)^{n-1} \text{倍} = (\text{Vieta定理}) = \sum_{i=1}^n \lambda_1 \dots \hat{\lambda}_i \dots \lambda_n =$$

$\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_{n-1}$ 。所以 A^* 的特征值为 $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_{n-1}, 0$ ($n-1$ 重)。

2.2) 当 $\text{rank}(A) \leq n-2$ 时, $\text{rank}(A^*) = 0$ 。此时有且仅有特征值0 (n 重)。

法二：由前面结论，A相似于一个上三角矩阵，且该矩阵主对角元为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 。易证 $A^* \sim B^*$ ($A \sim B \Rightarrow AP = PB \Rightarrow (AP)^* = (PB)^* \Rightarrow P^* A^* = B^* P^* \Rightarrow A^* \sim B^*$, P可逆)

直接计算 B^* 得 $A^* \sim$

$$\begin{pmatrix} \lambda_2 \lambda_3 \cdots \lambda_n & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ & \lambda_1 \lambda_3 \cdots \lambda_n & \cdots & c_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_{n-1} \end{pmatrix}。$$

$\therefore A^*$ 的全部特征值为 $\lambda_2 \lambda_3 \cdots \lambda_{n-1}, \lambda_1 \lambda_3 \cdots \lambda_n, \dots, \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_{n-1}$ 。

2. 设A、B是数域K上的n级矩阵，证明：如果 $AB - BA = C$ ，且 $AC = CA$ ，那么对一切正整数k，都有 $\text{tr}(C^k) = 0$ 。

解：对 $AB - BA = C$ 两边取tr，得 $\text{tr}(C) = 0$ 。注意到 $AC^k = CAC^{k-1} = C^2AC^{k-2} = \cdots = C^kA$ 。若 $\text{tr}(C^k) = 0$ ，则 $\text{tr}(C^{k+1}) = \text{tr}(C^kC) = \text{tr}(C^kAB) - \text{tr}(C^kBA) = \text{tr}(AC^kB) - \text{tr}(AC^kB) = 0$ 。

类型3：数列通项

1. 设数列 $\{a_k\}$ 满足下述递推公式： $a_{k+2} = \frac{1}{2}(a_{k+1} + a_k)$, $k=0, 1, 2, \dots$ ，以及初始条件 $a_0 = 0$, $a_1 = \frac{1}{2}$ 。求这个数列的通项公式；并且求出 $\lim_{k \rightarrow +\infty} a_k$ 。（套路题）

解：构造 $\beta_k = \begin{pmatrix} a_k \\ a_{k-1} \end{pmatrix}$ ，有 $\begin{pmatrix} a_k \\ a_{k-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{k-1} \\ a_{k-2} \end{pmatrix}$ 。对矩阵 $\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 对角化，得

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}, \therefore \beta_k = PAP^{-1}\beta_{k-1} = PA^{k-1}P^{-1}\beta_1, \text{ 得出}$$

$$a_k = \frac{1 - (-\frac{1}{2})^k}{3}. \therefore \lim_{k \rightarrow +\infty} a_k = \frac{1}{3}。$$

类型4：矩阵多项式的运用

1. 设A是复数域上的n级可逆矩阵，证明：如果 $A \sim A^k$ ，其中k是大于1的正整数，那么A的特征根都是单位根。

解：设 λ 是A的一个特征根，则 λ^k 是 A^k 的一个特征根。 $\because A \sim A^k, \therefore \lambda^k$ 也是A的一个特征根，从而知 λ^{k^2} 也是A的一个特征根，进而 λ^{k^l} 都是A的特征根。由于n级矩阵

最多有n个特征值，故存在 $m \neq n$, s.t. $\lambda^{k^m} = \lambda^{k^n}$ 从而 $\lambda^{k^m - k^n} = 1$ 。即 λ 是单位根。

2. 设B是2n级实矩阵，满足 $B^2 = -I$ 。证明：存在2n级实可逆矩阵P，使得

$$P^{-1}BP = \begin{pmatrix} 0 & I_n \\ -I_n & 0 \end{pmatrix}。$$

解：考察矩阵多项式 $|\lambda I - B| = 0$ 。 $B^2 = -I$ ，知 $\lambda^2 = -1$, $\lambda = \pm i$ 。实多项式的复根以共轭形式成对出现， $\therefore |\lambda I - B|$ 有n重解i和n重解-i。由于 $\text{rank}(iI - B) + \text{rank}(iI + B) = \text{rank}(I + Bi) + \text{rank}(I - Bi) = (\text{分块矩阵法}) = n + \text{rank}(I^2 + B) = n$ ，从而 $B \sim \text{diag}\{iI_n, -iI_n\}$ 。

Because $\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} I_n & iI_n \\ iI_n & I_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} iI_n & 0 \\ 0 & -iI_n \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} I_n & -iI_n \\ -iI_n & I_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & I_n \\ -I_n & 0 \end{pmatrix}$

and $\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} I_n & iI_n \\ iI_n & I_n \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} I_n & -iI_n \\ -iI_n & I_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_n & 0 \\ 0 & I_n \end{pmatrix}$, then, 根据公式j, $B \sim \begin{pmatrix} 0 & I_n \\ -I_n & 0 \end{pmatrix}$ 在实数域上也成立。故存在可逆矩阵

we can conclude that $B \sim \begin{pmatrix} iI_n & 0 \\ 0 & -iI_n \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & I_n \\ -I_n & 0 \end{pmatrix}$. P, s.t. $P^{-1}BP = \begin{pmatrix} 0 & I_n \\ -I_n & 0 \end{pmatrix}$.

类型5: 基的扩充

1. 任意n阶复矩阵一定相似于上三角矩阵。

解: 利用归纳法。n=1 trivial。假设n=k时成立。当n=k+1时, 设复矩阵A的一个特征值为 λ_1 , 对应的一个特征向量为 α_1 。将 α_1 扩充成 C^{k+1} 的一组基 $(\alpha_1, \beta_1, \dots, \beta_n)$, 记 $T_1=(\alpha_1, \beta_1, \dots, \beta_n)$ 。

$\therefore T_1^{-1}AT_1 = \begin{pmatrix} \lambda_1 & B \\ 0 & D \end{pmatrix}$ 。由于D是k级矩阵, 根据归纳假设, D相似于上三角矩阵。

记 $T_2^{-1}DT_2=F$, 其中F是上三角矩阵。则 $\begin{pmatrix} \lambda_1 & B \\ 0 & D \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & T_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & B \\ 0 & F \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & T_2^{-1} \end{pmatrix}$;

另记 $T=T_1 \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & T_2 \end{pmatrix}$, 则 $T^{-1}AT = \begin{pmatrix} \lambda_1 & B \\ 0 & F \end{pmatrix}$ 为上三角矩阵。命题得证!

类型6: $|\lambda I - A|$ 的形式

1. 设A、B都是数域K上的n级矩阵, 证明: AB与BA的特征多项式相等。

解: 考察特征多项式 $|\lambda I - AB|$ 与 $|\lambda I - BA|$ 的 λ^k 前的系数。

$$|\lambda I - AB|_k = \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} AB \begin{pmatrix} i_1, \dots, i_k \\ i_1, \dots, i_k \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} \sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_k \leq n} A \begin{pmatrix} i_1, \dots, i_k \\ v_1, \dots, v_k \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_k \\ i_1, \dots, i_k \end{pmatrix} =$$

$$\sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_k \leq n} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} B \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_k \\ i_1, \dots, i_k \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} i_1, \dots, i_k \\ v_1, \dots, v_k \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_k \leq n} BA \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_k \\ v_1, \dots, v_k \end{pmatrix} = |\lambda I - BA|_k.$$

2. 设A是数域K上的n级矩阵, $n \geq 2$, 证明: 若A的秩为1且 $A^2 \neq 0$, 则A有一个非零特征值 $\text{tr}(A)$, 且0是A的n-1重特征值。

解: 0是A的n-1重特征值由 $\text{rank}(A)=1$ 立得。

下证: $\text{tr}(A)$ 是A的特征值。考察特征多项式 $|\lambda I - A|$ 的 λ^k 前的系数。由于 $\text{rank}(A)=1$, $\therefore A$ 的大于1阶的子式均为0, 故 $\lambda^{n-2}, \dots, \lambda^1, \lambda^0$ 前的系数均为0, λ^{n-1} 前的系数为 $\text{tr}(A)$, $\therefore \text{tr}(A)$ 是一个特征值。又因为 $\text{rank}(A)=1$, 知 $A = \alpha\beta^T$, $A^2 = \alpha\beta^T\alpha\beta^T = (\beta^T\alpha)\alpha\beta^T = \text{tr}(A)\alpha\beta^T$ 。 $\therefore A^2 \neq 0$, $\therefore \text{tr}(A) \neq 0$ 。结论得证。

3. 设A是数域K上的n级矩阵, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是A的特征多项式的全部复根。令

$G = \begin{pmatrix} A & A^m \\ A^m & A \end{pmatrix}$, 其中m是正整数。求G的特征多项式的全部复根。

$$\text{解: } |\lambda I - G| = \begin{vmatrix} \lambda I - A & -A^m \\ -A^m & \lambda I - A \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda I - A - A^m & -A^m \\ \lambda I - A + A^m & \lambda I - A \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda I - A - A^m & -A^m \\ 0 & \lambda I - A + A^m \end{vmatrix} =$$

$|\lambda I - A - A^m| |\lambda I - A + A^m| = 0$, $\therefore G$ 的全部特征值为 $\lambda_i \pm \lambda_i^m$, $i=1, 2, \dots, n$ 。

类型7: 正交投影

1. 设 A 是实数域上 $m \times n$ 矩阵, $m > n$ 。 $\beta \in \mathbb{R}^n$ 。证明: 如果 A 是列满秩矩阵, 那么线性方程组 $AX = \beta$ 的最小二乘解唯一, 它等于 $(A^T A)^{-1} A^T \beta$; 这也是 A 的一个广义逆。

解: 设 A 的列向量组为 $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 。设 A 的列向量组张成的空间为 U 。 $AX = \beta$ 的最小二乘解是 $X_0 \Leftrightarrow |\beta - AX_0| \leq |\beta - AX| \Leftrightarrow \beta - AX_0 \in U^\perp \Leftrightarrow \alpha_i^T (\beta - AX_0) = 0 \Leftrightarrow A^T (\beta - AX_0) = 0 \Leftrightarrow A^T A X_0 = A^T \beta \Leftrightarrow X_0 = (A^T A)^{-1} A^T \beta$ 。容易验证 $(A^T A)^{-1} A^T$ 是 A 的一个广义逆。

类型8: 矩阵性质的推广

1. 证明: 实数域上的斜对称矩阵的特征多项式在复数域中的根是0或纯虚数。

解: 把 A 看成复数域上的矩阵。设 $A\alpha = \lambda_0 \alpha$; 两边取共轭得 $A\bar{\alpha} = \bar{\lambda}_0 \bar{\alpha}$, 两边左乘 α^T 得 $\alpha^T A\bar{\alpha} = \bar{\lambda}_0 \alpha^T \bar{\alpha}$; 两边取转置得 $-\alpha^T A = \lambda_0 \alpha^T$, 两边右乘 $\bar{\alpha}$ 得 $-\alpha^T A\bar{\alpha} = \lambda_0 \alpha^T \bar{\alpha}$ 。 $\therefore (\bar{\lambda}_0 + \lambda_0) \alpha^T \bar{\alpha} = 0 \Rightarrow \bar{\lambda}_0 + \lambda_0 = 0 \Rightarrow \lambda_0$ 为0或纯虚数。

2. 设 A 是实数域上的 n 级斜对称矩阵。证明: $\begin{vmatrix} 2I_n & A \\ A & 2I_n \end{vmatrix} \geq 4^n$; 当且仅当 $A=0$ 时取等号。

解: 根据矩阵初等行列变换, 知 $\begin{vmatrix} 2I_n & A \\ A & 2I_n \end{vmatrix} = 4^n |I_n - \frac{1}{4} A^2|$ 。根据上题, 可设 A 的全部

特征值为 $b_k i$ ($k=1, 2, \dots, n$), 则 A^2 的全部特征值为 $-b_k^2$ 。从而 $I_n - \frac{1}{4} A^2$ 的全部特征值为

$(1 + \frac{1}{4} b_k^2)$, 即 $|I_n - \frac{1}{4} A^2| = \prod (1 + \frac{1}{4} b_k^2) \geq 1$, $\therefore \begin{vmatrix} 2I_n & A \\ A & 2I_n \end{vmatrix} \geq 4^n$, 取等号条件为 $b_k=0$, 即

$A=0$ 时。

本章重点:

1. 相抵等价类
2. 相似等价类
3. ★★★实对称矩阵可对角化(与合同联系)

高等代数第六章 二次型，矩阵的合同

重要概念：

1. 二次型和它的标准型

双线性函数： $f(\alpha, \beta) = X^T A Y = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i y_j$ ，其中 $A \in M_n(F)$ 。函数满足：任意固定一个变量，关于另一个变量的函数是线性的。易知 $f: V \times V \rightarrow F$ 。固定 V 中的一组基：

$(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ ，则 $a_{ij} = f(\alpha_i, \alpha_j)$ 。即固定了 V 中的基后， f 与 A 形成一一对应。

矩阵的合同：同一个 f 在不同基下的对应矩阵 A 之间合同。即称矩阵 A 与 B 合同，

当且仅当存在可逆矩阵 C ，s.t. $C^T A C = B$ 。合同矩阵记做 $A \sim B$ 。

容易知道矩阵的合同是一个等价类，满足自反性、对称性、传递性。

二次型：双线性函数 $\alpha = \beta$ 时，即 $f(\alpha, \alpha) = X^T A X$ 。规定 $q_f(\alpha) = f(\alpha, \alpha)$ 。

容易知道 $q_f(\alpha) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j$ ， $a_{ij} = a_{ji}$ 。其中 $\alpha = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ， $A = (a_{ij})$ 。

在 F^n 空间的某个 fixed 基下：一个二次型对应一个对称矩阵，一个对称矩阵对应一个二次型。

两个二次型等价 $\Leftrightarrow X^T A X = Y^T B Y$ ， $X = C Y \Leftrightarrow C^T A C = B \Leftrightarrow$ 矩阵 A 、 B 合同

其中 $X = C Y$ 称作非退化线性替换/可逆线性变换；特别地，如果 C 是正交矩阵，则称为正交替换。

二次型 $X^T A X$ 一定等价于只含平方项的二次型，称为标准型 \Leftrightarrow

数域 K 上的对称矩阵 A 一定合同于对角矩阵，称为合同标准型。

常用方法：配方法(含有平方项)；增加平方项法(不含有平方项)。

成对初等行、列变换：成对行列变换后的新矩阵与原矩阵合同。

1°: j 行 k 倍加到 i 行上 $\sim j$ 列 k 倍加到 i 列上；

2°: i 、 j 行互换 $\sim i$ 、 j 列互换；

3°: i 行 $\times k \sim j$ 行 $\times k$ 。

求合同标准型的另一种方法： $\begin{pmatrix} A \\ I \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{\text{对 } A \text{ 作成对初等行、列变换} \\ \text{对 } I \text{ 只作其中的初等列变换}}} \begin{pmatrix} D \\ C \end{pmatrix}$ 。其中 D 是合同标准型，

C 是使得 $C^T A C = D$ 成立的可逆矩阵。

二次型的秩： $X^T A X$ 的标准型中系数不为 0 的平方项个数 r ，即 $\text{rank}(A)$ 。

2. 实二次型的规范形

规范形：只含平方项，且平方项的系数为 1, -1, 0；系数为 1 的平方项写在前面。

惯性定理： n 元实二次型 $X^T A X$ 有且仅有唯一的规范形。

正(负)惯性指数：系数为 +1(-1) 的平方项数目 $p(q)$ 。

符号差：+1 的平方项数目减去 -1 的平方项数目 $2p - r$ 。

两个 n 元实二次型等价 \Leftrightarrow 它们的秩相等，正惯性指数相同。

3. 正定二次型与正定矩阵

称实对称矩阵 A $\begin{cases} \text{正定} \\ \text{半正定} \\ \text{负定} \\ \text{半负定} \end{cases}$ ，当且仅当 A 的 $\begin{cases} p = n \\ p = r, r = \text{rank}(A) < n \\ q = n \\ q = r, r = \text{rank}(A) < n \end{cases}$ 。其余称 A 不定。

判定实对称矩阵A正定的等价条件:

1. A合同于 I_n ; 2. $X^TAX \geq 0$, 取等号条件 $X=0$; 3. A所有特征值都是正数;
4. 所有顺序主子式 >0 ; 5. 所有主子式 >0 。

正定矩阵A的一些性质:

1. 存在可逆矩阵C, s.t. $A=C^TC$;
2. A可逆且 A^{-1} 正定; A^k 正定;
3. 正定矩阵+半正定矩阵仍是正定矩阵;
4. 矩阵 $P \in M_{m \times n}$ 列满秩, 则 P^TAP 正定(m阶矩阵)。

类似定义正定二次型。

4. 一些特殊的矩阵公式 (important!)

a. n级实对称矩阵的特征值根据大小顺序排列为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 则 $\lambda_n \leq \frac{\alpha^T A \alpha}{\|\alpha\|^2} \leq \lambda_1$;

b. 实对称矩阵作成对行列变换不改变其对称性;

c. 若A是实对称矩阵, 则 C^TAC 仍是实对称矩阵;

d. A_1 可逆, 则实对称矩阵 $\begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ A_2^T & A_4 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_4 - A_2^T A_1^{-1} A_2 \end{pmatrix}$;

e. $M = \begin{pmatrix} A & B \\ B^T & D \end{pmatrix}$ 是正定矩阵, 则 $|M| \leq |A||D|$ 。

好题集萃:

类型1: 数学归纳法

1. 证明: 数域K上的斜对称矩阵一定合同于下述形式的分块对角矩阵:

$$\text{diag} \left\{ \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, (0), \dots, (0) \right\}.$$

解: 对矩阵的级数使用数学归纳法。n=1、2时显然成立。

假设对于小于n级的斜对称矩阵均成立。

情形1 A的左上角的2级子矩阵 $A_1 \neq 0$, 则 A_1 可逆。把A分块: $\begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ -A_2^T & A_4 \end{pmatrix}$ 。

$$\text{此时} \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ -A_2^T & A_4 \end{pmatrix} \xrightarrow{2+1 \times (A_2^T A_1^{-1})} \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ 0 & A_4 + A_2^T A_1^{-1} A_2 \end{pmatrix} \xrightarrow{2+1 \times (-A_1^{-1} A_2)} \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_4 + A_2^T A_1^{-1} A_2 \end{pmatrix}$$

$$\text{即} \begin{pmatrix} I_2 & 0 \\ A_2^T A_1^{-1} & I_{n-2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ -A_2^T & A_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_2 & -A_1^{-1} A_2 \\ 0 & I_{n-2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_4 + A_2^T A_1^{-1} A_2 \end{pmatrix}.$$

$$\therefore \begin{pmatrix} I_2 & 0 \\ A_2^T A_1^{-1} & I_{n-2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_2 & -A_1^{-1} A_2 \\ 0 & I_{n-2} \end{pmatrix}^T, \therefore \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ -A_2^T & A_4 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_4 + A_2^T A_1^{-1} A_2 \end{pmatrix}.$$

由于 A_1 和 $A_4 + A_2^T A_1^{-1} A_2$ 都是斜对称矩阵, 下面易证。

情形2 $A_1=0$ 但是在A的第1/2行有 $a_{1j} / a_{2j} \neq 0$ 。

作成对行列变换：把第j行加到第2/1行，把第j列加到第2/1列上，回到情形1。

情形3 $A_1=0$ 且 $A_2=0$ 。此时 $A=\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & A_4 \end{pmatrix}$ ，作成对行列变换把 A_4 移到左上角，回到n-2

的情形。

综合以上3种情形，由数学归纳法知原式成立。

类型2：同乘划归法

1. 设A,B都是n级实对称矩阵，并且 $AB=BA$ 。证明：存在一个n级正交矩阵T，使得 T^TAT 与 T^TBT 都为对角矩阵。

解：实对称矩阵正交相似于对角矩阵，故设 $T_1^TAT_1=\text{diag}\{\lambda_1I_{r_1}, \dots, \lambda_nI_{r_n}\}$ (T_1 是正交矩阵)，此时 $T_1^TABT_1=(T_1^TAT_1)T_1^TBT_1=T_1^TBT_1(T_1^TAT_1)$ 。由于 $T_1^TAT_1$ 是对角矩阵，易知 $T_1^TBT_1=\text{diag}\{B_1, \dots, B_n\}$ ，其中 B_i 是 r_i 级矩阵，且是实对称矩阵。不妨

设 $H_i^TB_iH_i$ 是对角矩阵(H_i 是正交矩阵)。则记 $T=T_1\begin{pmatrix} H_1 & & & \\ & H_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & H_n \end{pmatrix}$ 。

$$\text{则 } T^TAT = \begin{pmatrix} H_1^T & & & \\ & H_2^T & & \\ & & \ddots & \\ & & & H_n^T \end{pmatrix} T_1^T A T_1 \begin{pmatrix} H_1 & & & \\ & H_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & H_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 I_{r_1} & & & \\ & \lambda_2 I_{r_2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n I_{r_n} \end{pmatrix};$$

$T^TBT=\text{diag}\{H_1^TB_1H_1, \dots, H_n^TB_nH_n\}$ 。∴ T^TAT 和 T^TBT 均是对角矩阵。

2. A为n级正定矩阵，B为n级半正定矩阵， $B \neq 0$ 。证明： $|A+B| \geq \max\{|A|, |B|\}$ 。

解： $A+B$ 仍是正定矩阵，故 $|A+B| > 0 = |B|$ 。下证 $|A+B| > |A|$ 。

引理：存在可逆矩阵C，s.t. C^TAC 和 C^TBC 均为对角矩阵。

证明：设 $C_1^TAC_1=I$ ，则 $C_1^TBC_1$ 是实对称矩阵。故存在正交矩阵T，s.t. $T^TC_1^TBC_1T$ 为对角矩阵。取 $C=C_1T$ ，则 $C^TAC=I$ ， $C^TBC=\text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$ (记为F)，其中 $\lambda_i \geq 0$ 。

回到原题。记 $C^{-1}=D$ ，则 $A=D^TID$ ， $B=D^TFD$ 。此时 $|A+B|=|D^T(I+F)D|=|D^T||I+F||D| > |D^T||I||D|=|D^TID|=|A|$ 。故 $|A+B| > |A|$ 。命题得证。(此题应当成一个结论！)

类型3：正定矩阵的判定条件

1. 证明：n级实对称矩阵A是半正定的充要条件为A的所有主子式全非负。

解：必要性： A 半正定 $\Rightarrow A=C^T\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}C$ 。将矩阵C分块： $\begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ A_3 & A_4 \end{pmatrix}$ 。

$$\text{则 } A = \begin{pmatrix} A_1^T A_1 & A_1^T A_2 \\ A_2^T A_1 & A_2^T A_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1^T \\ A_2^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \end{pmatrix}。记(A_1 A_2)为矩阵D，则A=D^T D。$$

$$\therefore A \begin{pmatrix} i_1, \dots, i_s \\ i_1, \dots, i_s \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_s \leq n} D^T \begin{pmatrix} i_1, \dots, i_s \\ v_1, \dots, v_s \end{pmatrix} D \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_s \\ i_1, \dots, i_s \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq v_1 < \dots < v_s \leq n} D \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_s \\ i_1, \dots, i_s \end{pmatrix}^2 \geq 0。$$

充分性：A的所有主子式均非负，考虑 $|\lambda I - A|=0$ ，有 $\lambda^n - \sum A_i \lambda^{n-1} + \dots + (-1)^n |A|=0$ ，其中 A_i 表示A的所有i阶主子式之和，且 $A_i \geq 0$ 。当 λ 为复数时，这些项不是0，就是和 λ^n 正负性相同。∴该方程无负数解，所有特征值均非负(注：此时应考虑特征

多项式是否有n个实数解。由于A实对称,故一定有n个实数解),即A半正定。

2. 如果A,B均正定,且 $AB=BA$,则AB也正定。

解:由前面结论,存在正交矩阵T, s.t. T^TAT 和 T^TBT 均是对角矩阵。设 $T^TAT=D_1$, $T^TBT=D_2$, 则 $A=TD_1T^T$, $B=TD_2T^T$, 且 D_1, D_2 对角元均正。此时 $AB=TD_1D_2T^T$, $\therefore AB$ 合同于一个对角元均正的对角矩阵,故AB正定。

类型4: 还原矩阵

1. 设A是n级可逆实对称矩阵, α 是 R^n 中的一个列向量, 令 $B=A-\alpha\alpha^T$ 。用 $s(A)$ 、 $s(B)$ 分别表示A、B的符号差。证明: 当 $\alpha^T A^{-1} \alpha > 1$ 时, $s(A)=s(B)+2$; 当 $\alpha^T A^{-1} \alpha < 1$ 时, $s(A)=s(B)$ 。

解: 考察矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & \alpha^T \\ \alpha & A \end{pmatrix}$ 的合同等价类。由公式d, 知 $\begin{pmatrix} 1 & \alpha^T \\ \alpha & A \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1-\alpha^T A^{-1} \alpha & 0 \\ 0 & A \end{pmatrix}$;

再对该矩阵做成对行列变换, 知 $\begin{pmatrix} 1 & \alpha^T \\ \alpha & A \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & A-\alpha\alpha^T \end{pmatrix}$ 。

$\therefore \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1-\alpha^T A^{-1} \alpha & 0 \\ 0 & A \end{pmatrix}$ 。以下trivial。

类型5: 矩阵变换

1. A是正定矩阵, 证明: 唯一存在正定矩阵C, s.t. $A=C^2$ 。

解: 存在性: A是实对称矩阵, 正交相似于对角矩阵。记 $A=T^{-1}\text{diag}\{\lambda_i\}T$, 则 $T^{-1}\text{diag}\{\sqrt{\lambda_i}\}T$, 则 $A=C^2$ 。

唯一性: 假设 $A=B^2=C^2$ 。设B的全部特征值为 $\{\lambda_i\}$, C的全部特征值为 $\{\mu_i\}$ 。由于A的特征值为 $\{\lambda_i^2\}$ 和 $\{\mu_i^2\}$, 故可做适当调换s.t. $\lambda_i^2=\mu_i^2$ 。因为 $\therefore \lambda_i, \mu_i \geq 0$, $\therefore \lambda_i=\mu_i$ 。

\therefore 存在正交矩阵T和H, s.t. $B=T^{-1}\text{diag}\{\mu_i\}T$, $C=H^{-1}\text{diag}\{\mu_i\}H$ 。

根据 $B^2=C^2$ 有 $T^{-1}\{\mu_i^2\}T=H^{-1}\{\mu_i^2\}H$, 即 $HT^{-1}\{\mu_i^2\}=\{\mu_i^2\}HT^{-1}$ 。记 $(HT^{-1})=(t_{ij})$, 观察两边的 (i,j) 元知 $t_{ij}\mu_j^2=\mu_i^2 t_{ij}$ 。如果 $t_{ij} \neq 0$, 则 $\mu_i=\mu_j$ then $t_{ij}\mu_j=\mu_i t_{ij}$; 如果 $t_{ij}=0$, 亦有 $t_{ij}\mu_j=\mu_i t_{ij}$ 。此时 $HT^{-1}\{\mu_i\}=\{\mu_i\}HT^{-1}$, 即 $T^{-1}\text{diag}\{\mu_i\}T=H^{-1}\text{diag}\{\mu_i\}H$, $B=C$ 。

2. A,B正定, C正交, $A=BC$, 证明: $C=I$ 。

解: 充分利用C是正交矩阵的条件。 $C=B^{-1}A$, $(BC)^T=A^T \Rightarrow C^T=AB^{-1}$ 。

$C^T C=I \Rightarrow AB^{-1}B^{-1}A=I \Rightarrow A^2=B^2$ 。 $\therefore A^2/B^2$ 亦正定, 由上题结论知 $A=B$ 。又 $\therefore A, B$ 均是满秩矩阵, $\therefore C=I$ 。

本章重点:

1. 化二次型为标准型
2. ★★★★★实二次型/对称矩阵的合同分类(规范型, 取值问题, 正交代换)
3. 正定矩阵