

线性代数背诵重点

第一章 行列式

1. n 阶行列式定义

n 阶行列式是 $n!$ 个“位于不同行不同列的 n 个元素乘积”的和。

注: 2 阶、3 阶行列式有对角线法则

2. 行列式展开定理

行列式等于任一行(列)的元素与对应代数余子式乘积之和。即

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{k1} A_{k1} + a_{k2} A_{k2} + \cdots + a_{kn} A_{kn}$$

$$= a_{1k} A_{1k} + a_{2k} A_{2k} + \cdots + a_{nk} A_{nk}$$

3. 展开定理推论

错位展开为 0:

$$k \neq j \quad a_{k1} A_{j1} + a_{k2} A_{j2} + \cdots + a_{kn} A_{jn} = 0$$

4. 求某行(列)元素的代数余子式的线性组合, 用替换法.

例: 已知 $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$, 求 $k_1 A_{11} + k_2 A_{12} + k_3 A_{13}$.

解:

$$k_1 A_{11} + k_2 A_{12} + k_3 A_{13} = \begin{vmatrix} k_1 & k_2 & k_3 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

5. 常见的数字型行列式的求法

(1) 三角形

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11} a_{22} \dots a_{nn}$$

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1,n-1} & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2,n-1} & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & 0 & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & \dots & 0 & a_{1n} \\ 0 & \dots & a_{2,n-1} & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{n,n-1} & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} & & & a_{1n} \\ & & a_{2,n-1} & \\ & \ddots & & \\ a_{n1} & & & \end{vmatrix} = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_{1n} a_{2,n-1} \dots a_{n1}$$

(2) 分块行列式

$$\begin{vmatrix} A_m & 0 \\ 0 & B_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A_m & 0 \\ C & B_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A_m & D \\ 0 & B_n \end{vmatrix} = |A_m| |B_n|$$

$$\begin{vmatrix} 0 & A_m \\ B_n & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} C & A_m \\ B_n & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & A_m \\ B_n & D \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A| |B|$$

(3) 行和相等的行列式, 加列

列 $\dots$, 加行

(4) 爪形行列式 $\begin{vmatrix} & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \end{vmatrix}$ 为角形

例：... 加行
(4) 爪型行列式： $\begin{vmatrix} \times & & \\ & \times & \\ & & \times \end{vmatrix}$ 化三角形

(5) 两线一边 $\begin{vmatrix} \times & \times \\ \times & \times \end{vmatrix}$ ：
① 化三角形
② 展开，用递推公式找规律

(6) 三对角线 $\begin{vmatrix} \times & \times & \\ & \times & \times \\ & & \times \end{vmatrix}$ ：
① 化三角形
② 展开，用递推公式找规律

(7) 两线一星 $\begin{vmatrix} \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \end{vmatrix}$ ：按星所在的行 or 列展开

(8) 0 多的行列式：展开

(9) 范德蒙行列式

6. 抽象行列式

(1) 行列式性质

例： $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 为 3 维列向量， $|\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3| = 2$ ，
求 $|\alpha_1 + \alpha_2, 2\alpha_3, \alpha_2|$

(2) 行列式的公式

① A, B 为 n 阶方阵： $|kA| = k^n |A|$ ， $|A^T| = |A|$ ，
 $|AB| = |A| |B|$ ， $|A^k| = |A|^k$
 $|A^{-1}| = |A|^{-1}$

② A 为 n 阶可逆矩阵： $|A^{-1}| = |A|^{-1}$

(3) 特征值与行列式

A_n 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \Rightarrow |A_n| = \lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdots \lambda_n$

(4) 相似矩阵与行列式

n 阶方阵 A, B 相似 $\Rightarrow |A| = |B|, |f(A)| = |f(B)|$

(5) $|A| \neq 0, |A| = 0$ 的充要条件

① $|A_n| \neq 0 \Leftrightarrow A_n$ 可逆

$\Leftrightarrow \exists n$ 阶方阵 B , s.t. $AB = E$ or $BA = E$

$\Leftrightarrow r(A_n) = n$

$\Leftrightarrow A$ 的列(行)向量组线性无关.

$\Leftrightarrow A_n x = 0$ 只有零解

$\Leftrightarrow A_n x = b$ 有唯一解

$\Leftrightarrow 0$ 不是 A_n 的特征值.

② $|A_n| = 0 \Leftrightarrow A_n$ 不可逆

$\Leftrightarrow r(A_n) < n$

$\Leftrightarrow A$ 的列(行)向量组线性相关.

$\Leftrightarrow A_n x = 0$ 有非零解

$\Leftrightarrow A_n x = b$ 有无穷解或无解

$\Leftrightarrow 0$ 是 A_n 的特征值.

第二章 矩阵

一. 矩阵运算

1. 加法

$$A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{m \times n} \Rightarrow A+B = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$$

2. 数乘

$$A = (a_{ij}) \Rightarrow kA = (ka_{ij})$$

3. 乘法

不满足交换律、消去律.

4. 转置

$$\textcircled{1} (A^T)^T = A. \textcircled{2} (A+B)^T = A^T + B^T$$

$$\textcircled{3} (kA)^T = kA^T \textcircled{4} (AB)^T = B^T A^T$$

$$\textcircled{5} A = \begin{bmatrix} A_1 & A_2 \\ A_3 & A_4 \end{bmatrix} \Rightarrow A^T = \begin{bmatrix} A_1^T & A_3^T \\ A_2^T & A_4^T \end{bmatrix}$$

5. 伴随

$$(1) A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}, A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

(2) 公式

$$\textcircled{1} AA^* = A^*A = |A|E$$

$$\textcircled{2} |A^*| = |A|^{n-1}$$

$$\textcircled{3} (A^T)^* = (A^*)^T$$

$$\textcircled{4} (kA^*) = k^{n-1}A^*$$

$$\textcircled{5} A^{-1} = \frac{1}{|A|} \cdot A^*$$

$$\textcircled{6} A^* = |A|A^{-1}$$

$$⑤ A^{-1} = \frac{1}{|A|} \cdot A^*$$

$$⑥ A^* = |A| A^{-1}$$

$$⑦ (A^*)^{-1} = (A^{-1})^* = \frac{1}{|A|} A$$

$$⑧ (A^*)^* = |A|^{n-2} A$$

$$⑨ (AB)^* = B^* A^*$$

$$⑩ \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}^* = \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$$

(3) 秩

$$r(A^*) = \begin{cases} n, & r(A_n) = n \\ 1, & r(A_n) = n-1 \\ 0, & r(A_n) < n-1 \end{cases}$$

6. 逆

(1) 定义: A 为 n 阶方阵, 若存在 B_n s.t. $AB=E$ or $BA=E$,
则 A 为可逆矩阵, $B^{-1}=A$. $A^{-1}=B$.

(2) 性质

$$① (A^{-1})^{-1} = A$$

$$② (AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$$

$$③ (kA)^{-1} = k^{-1} A^{-1} \quad (k \neq 0)$$

$$④ (A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

(3) 求逆 A^{-1}

① 抽象型. 凑 $AB=E$, 则 $A^{-1}=B$

② 具体型 1) $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$

$$2) (A : E) \xrightarrow{\text{行}} (E : A^{-1})$$

$$3) \text{分块 } A = \begin{bmatrix} B & 0 \\ 0 & C \end{bmatrix} \Rightarrow A^{-1} = \begin{bmatrix} B^{-1} & \\ & C^{-1} \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & B \\ C & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow A^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & C^{-1} \\ B^{-1} & 0 \end{bmatrix}$$

7. 正交矩阵

$$AA^T = E \Leftrightarrow A^T = A^{-1}$$

$\Leftrightarrow A$ 的行-列向量是 1 范正交

$$AA^T = E \Leftrightarrow A^{-1} = A^T$$

$\Leftrightarrow A$ 的每一列为单位向量

A 的任两列正交.

$\Leftrightarrow A^T$ 是正交阵

$\Leftrightarrow A^{-1}$ 是正交阵

$\Leftrightarrow A^*$ 是正交阵

A, B 为 n 阶正交阵 $\Rightarrow AB$ 为正交阵

8. 方阵的幂的求法.

(1) 秩为 1 的方阵

$r(A_n) = 1 \Leftrightarrow A$ 可写成“列·行”的形式.

即 $\exists n$ 维非 0 列向量 α, β s.t. $A = \alpha\beta^T$ 且 $\beta^T\alpha = \text{tr}(A)$

列·行 = 方阵, 行·列 = 常数 = “列·行”的迹

$$\text{例 } A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & -2 & 4 \\ 3 & -3 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} (1 \ -1 \ 2)$$

$$= \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix} \left(\frac{1}{2} \ -\frac{1}{2} \ 1\right)$$

$$\textcircled{1} \ r(A_n) = 1 \Rightarrow A^k = [\text{tr}(A)]^{k-1} A.$$

$$\textcircled{2} \ r(A_n) = 1 \Rightarrow A \text{ 的特征值为 } 0, \dots, 0 \text{ 和 } \text{tr}(A)$$

且 A 的非 0 列向量是 $\text{tr}(A)$ 的特征向量

$$\textcircled{3} \ r(A_n) = 1, \text{tr}(A) \neq 0 \Rightarrow A \text{ 可相似对角化.}$$

(2) 归纳法.

(3) A 可相似对角化

$$\exists \text{ 可逆 } P \text{ s.t. } P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow A = P\Lambda P^{-1}, \quad A^k = P\Lambda^k P^{-1}$$

P 右阵的多项式可分解因式

$$\text{例: } A^2 - E = (A - E)(A + E) = (A + E)(A - E)$$

$$A^2 - 2A - 3E = (A - 3E)(A + E)$$

$$A^3 - E = (A - E)(A^2 + A + E)$$

$$A^3 + E = (A + E)(A^2 - A + E)$$

二. 初等变换和初等矩阵

1. 初等变换 (行、列各有 3 种)

分块矩阵也可进行初等变换

2. 初等矩阵

E_n 经过一次初等变换得到的矩阵为初等矩阵

① E_{ij} 表示 E 的第 i 行和第 j 行交换所得的初等矩阵
- - - 第 i 列和第 j 列 - - -

② $E_i(k)$ 表示 E 的第 i 行乘以非 0 常数 k 所得的初等矩阵
- - - 第 i 列 - - -

③ $E_{ij}(c)$ 表示 E 的第 i 行乘以 c 加到第 j 行所得的初等矩阵
- - - 第 j 列乘以 c 加到第 i 列 - - -

3. 行左列右

对 A 进行初等行变换相当于在 A 的左边乘以相应的初等矩阵.

对 A 进行初等列变换相当于在 A 的右边乘以相应的初等矩阵.

A 左边乘以可逆矩阵相当于对 A 进行初等行变换
 A 右边 $\dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots$

4. 初等矩阵的行列式、逆、转置

$$(1) |E_{ij}| = -1 \quad |E_i(k)| = k \quad |E_{ij}(c)| = 1$$

$$(2) E_{ij}^{-1} = E_{ij} \quad E_i(k)^{-1} = E_i\left(\frac{1}{k}\right) \quad E_{ij}(c)^{-1} = E_{ij}(-c)$$

$$(3) E_{ij}^T = E_{ij} \quad E_i(k)^T = E_i(k) \quad E_{ij}(c)^T = E_{ji}(c)$$

5. 应用

① 求 A^{-1}

② 求 $A^{-1}B$: $(A : B) \xrightarrow{\text{行}} (E : A^{-1}B)$

③ 求 BA^{-1} $\left(\begin{smallmatrix} A \\ B \end{smallmatrix} \right) \xrightarrow{\text{列}} (E : BA^{-1})$

④ 行左列右求矩阵乘法

$$\begin{aligned}
 43.1 \quad & \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} 4 & 5 & 6 \\ 1 & 2 & 3 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} 4 & 1 & 6 \\ 1 & 1 & 3 \\ 7 & 1 & 9 \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

6. 矩阵等价

$A_{m \times n}$ 经过有限次初等变换得到 $B_{m \times n}$, 则称 A 与 B 等价

A 与 B 等价 $\Leftrightarrow \exists$ 可逆阵 P, Q , s.t. $PAQ = B$.

$$A, B \text{ 等价} \Rightarrow r(A) = r(B)$$

$$r(A) = r(B) \not\Rightarrow A, B \text{ 等价}$$

$$A, B \text{ 为同型矩阵且 } r(A) = r(B) \Rightarrow A, B \text{ 等价}$$

三. 矩阵的秩

1. 定义

$A_{m \times n}$ 的非 0 子式最高阶的阶数为 A 的秩

2. 性质

$$(1) \quad 0 \leq r(A_{m \times n}) \leq \min\{m, n\}$$

$$(2) \quad A = 0 \Leftrightarrow r(A) = 0; \quad A \neq 0 \Leftrightarrow r(A) \geq 1$$

(3) A 的任意 k 阶子式全为 0 $\Leftrightarrow r(A) < k$.

A 中存在 k 阶子式不为 0 $\Leftrightarrow r(A) \geq k$.

$$(4) \quad r(A_n) = n \Leftrightarrow |A| \neq 0$$

$$r(A_n) < n \Leftrightarrow |A| = 0$$

$$(5) \quad r(A+B) \leq r(A: A+B) = r(A: B) \leq r(A) + r(B)$$

$$(6) \quad r(kA) = r(A) \quad (k \neq 0)$$

$$(7) \quad r(A) = r(A^T) = r(A^T A) = r(A A^T)$$

(8) 初等变换不改变矩阵的秩

$$P, Q \text{ 为可逆矩阵} \Rightarrow r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ)$$

$$(9) \quad r(AB) \leq \min \{ r(A), r(B) \}$$

$$(10) \quad AB=0 \Rightarrow B \text{ 的列是 } Ax=0 \text{ 的解, } r(A) + r(B) \leq A \text{ 的列}$$

(11) ① 左乘列满秩, 矩阵的秩不变.

$$r(A_{m \times n}) = n \Rightarrow r(AB) = r(B)$$

② 右乘行满秩, 矩阵的秩不变

$$r(A_{m \times n}) = m \Rightarrow r(BA) = r(B)$$

$$(12) \quad r(A^*) = \begin{cases} n & r(A_n) = n \\ 1 & r(A_n) = n-1 \end{cases}$$

$$(12) \quad r(A^*) = \begin{cases} n & r(A_n) = n \\ 1 & r(A_n) = n-1 \\ 0 & r(A_n) < n-1 \end{cases}$$

(13) $A_{m \times n} X = 0$ 的基础解系中有 $n - r(A)$ 个无关的解

(14) 若 $A \sim \Lambda$, 则 $n_i = n - r(\lambda_i E - A)$, 其中 n_i 是 λ_i 的重数

(15) 若 $A \sim \Lambda$, 则 $r(A) = A$ 的非 0 特征值的个数

$$(16) \quad r \begin{bmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{bmatrix} = r(A) + r(B)$$

$$r \begin{bmatrix} A & 0 \\ C & B \end{bmatrix} \geq r(A) + r(B)$$

$$(17) \quad \alpha, \beta \text{ 为 3.1 何 } \frac{1}{2} \Rightarrow r(\alpha^T \beta) = r(\beta^T \alpha) \leq 1$$

$$\alpha, \beta \text{ 为 非 0 3.1 何 } \frac{1}{2} \Rightarrow r(\alpha^T \beta) = r(\beta^T \alpha) = 1$$

部分相关 $\Rightarrow$ 整体相关; 整体无关 $\Rightarrow$ 部分无关

(5) 维数

低维无关 $\Rightarrow$ 高维无关; 高维相关 $\Rightarrow$ 低维相关

(6) 个数与维数

向量组包含的向量个数大于向量的维数 $\Rightarrow$ 向量组相关.

3. 线性相关(无关)、方程组的解、秩、行列式之间的关系

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 为 n 维列向量,

(1) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性相关 $\Leftrightarrow x_1 \alpha_1 + \dots + x_m \alpha_m = 0$ 有非 0 解

$$\Leftrightarrow r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) < m$$

$$\Leftrightarrow |\alpha_1, \dots, \alpha_m| = 0 \quad (m=n \text{ 时, 才有行列式})$$

(2) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性无关 $\Leftrightarrow x_1 \alpha_1 + \dots + x_m \alpha_m = 0$ 只有 0 解

$$\Leftrightarrow r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) = m$$

$$\Leftrightarrow |\alpha_1, \dots, \alpha_m| \neq 0 \quad (m=n \text{ 时, 才有行列式})$$

4. 线性相关中乘以矩阵的结论

(1) 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 为 n 维列向量, A 为 $s \times n$ 矩阵,

$\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 相关 $\Rightarrow A\alpha_1, \dots, A\alpha_m$ 相关

$A\alpha_1, \dots, A\alpha_m$ 无关 $\Rightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关

(2) 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 为 n 维列向量, A 为 $s \times n$ 的列满秩的矩阵

$\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 相关 $\Leftrightarrow A\alpha_1, \dots, A\alpha_m$ 相关

$A\alpha_1, \dots, A\alpha_m$ 无关 $\Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关

5. 相同个数的等价向量组的相关性

(1) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 可由 $\beta_1, \dots, \beta_m$ 表示, $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关 $\Rightarrow \beta_1, \dots, \beta_m$ 无关

(2) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 与 $\beta_1, \dots, \beta_m$ 等价 $\Rightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 与 $\beta_1, \dots, \beta_m$ 的相关性一致

(1) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 与 $\beta_1, \dots, \beta_m$ 等价, $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关 $\Rightarrow \beta_1, \dots, \beta_m$ 无关

(2) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 与 $\beta_1, \dots, \beta_m$ 等价, $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 与 $\beta_1, \dots, \beta_m$ 的相关性一致.

6. 判断线性相关性的方法.

(1) 定义观察法.

例 1. $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \end{pmatrix}$, 显然 $\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_3 = 0$

例 2. $\alpha_1 - \alpha_2$, $\alpha_2 - \alpha_3$, $\alpha_3 - \alpha_1$.

显然 $(\alpha_1 - \alpha_2) + (\alpha_2 - \alpha_3) + (\alpha_3 - \alpha_1) = 0 \Rightarrow \alpha_1 - \alpha_2, \alpha_2 - \alpha_3, \alpha_3 - \alpha_1$ 相关

(2) 定义方程组法.

$\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 相关 $\Leftrightarrow x_1 \alpha_1 + \dots + x_m \alpha_m = 0$ 有非 0 解
无 关 有 0 解

(3) 定义重组法

例 3. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 无关, 判断 $\alpha_1 - \alpha_3$, $2\alpha_1 - \alpha_2$, $2\alpha_3 - \alpha_2$ 的相关性.

解: 设 $x_1(\alpha_1 - \alpha_3) + x_2(2\alpha_1 - \alpha_2) + x_3(2\alpha_3 - \alpha_2) = 0$

重组 $(x_1 + 2x_2)\alpha_1 + (-x_2 - x_3)\alpha_2 + (-x_1 + 2x_3)\alpha_3 = 0$

$\therefore \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 无关

$\therefore \begin{cases} x_1 + 2x_2 = 0 \\ -x_2 - x_3 = 0 \\ -x_1 + 2x_3 = 0 \end{cases}$, 得 x_1, x_2, x_3 不全为 0

$\therefore \alpha_1 - \alpha_3, 2\alpha_1 - \alpha_2, 2\alpha_3 - \alpha_2$ 相关

(4) 秩 $r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) = m \Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关
 $< m$ 相关

(5) 行列式 $|\alpha_1, \dots, \alpha_m| \neq 0 \Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关
 $= 0$ 相关

(6) 构造矩阵乘法 + 秩

例 3. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 无关, 判断 $\alpha_1 - \alpha_3$, $2\alpha_1 - \alpha_2$, $2\alpha_3 - \alpha_2$ 的相关性.

(6) 例3 用行列式法判断

例3. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 无关, 判断 $\alpha_1 - \alpha_3, 2\alpha_1 - \alpha_2, 2\alpha_3 - \alpha_2$ 的相关性.

解:

$$(\alpha_1 - \alpha_3, 2\alpha_1 - \alpha_2, 2\alpha_3 - \alpha_2) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ -1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

$\because \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 无关

$$\therefore r(\alpha_1 - \alpha_3, 2\alpha_1 - \alpha_2, 2\alpha_3 - \alpha_2) = r \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ -1 & 0 & 2 \end{bmatrix} = 2 < 3$$

$\therefore \alpha_1 - \alpha_3, 2\alpha_1 - \alpha_2, 2\alpha_3 - \alpha_2$ 相关

(7) 定义 + 左乘矩阵

例4. 设 A 为 n 阶方阵, α_1, α_2 为非零的 n 维列向量, $A\alpha_1 = \lambda_1\alpha_1$,

$A\alpha_2 = \lambda_2\alpha_2, \lambda_1 \neq \lambda_2$, 证明 α_1, α_2 无关

证明: 设 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 = 0$ (1)

(1) 式两边左乘 A , 得 $x_1A\alpha_1 + x_2A\alpha_2 = 0$

$$x_1\lambda_1\alpha_1 + x_2\lambda_2\alpha_2 = 0 \quad (2)$$

$$(1) \times \lambda_2 - (2) \text{ 得 } x_1(\lambda_2 - \lambda_1)\alpha_1 = 0$$

$$\because \alpha_1 \neq 0, \lambda_1 \neq \lambda_2$$

$$\therefore x_1 = 0$$

将 $x_1 = 0$ 代入 (1) 得 $x_2\alpha_2 = 0$. 由 $\alpha_2 \neq 0$, 得 $x_2 = 0$

$\therefore \alpha_1, \alpha_2$ 无关

三. 线性表示

1. 定义: $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 和 β 是 n 维向量.

若存在一组实数 $k_1, \dots, k_m$, s.t. $k_1\alpha_1 + \dots + k_m\alpha_m = \beta$ 成立, 则称向量 β 可以由向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性表示.

2. 性质

(1) 零向量可以由任何一个向量组线性表示

(2) 向量组中的任何一个向量都可以由该向量组线性表示

(1) 全同互生以出1211 111互生以1211

(2) 向量组中的任何一个向量都可以由该向量组线性表示

(3) 整体与部分

β 可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 中的部分向量线性表示

$\Rightarrow \beta$ 可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性表示

(4) 传递性

γ 可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性表示, $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 可由 $\beta_1, \dots, \beta_s$ 线性表示

$\Rightarrow \gamma$ 可由 $\beta_1, \dots, \beta_s$ 线性表示

特别地: $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 与 $\beta_1, \dots, \beta_s$ 等价

① γ 可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 表示 $\Leftrightarrow \gamma$ 可由 $\beta_1, \dots, \beta_s$ 表示

② γ 不可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 表示 $\Leftrightarrow \gamma$ 不可由 $\beta_1, \dots, \beta_s$ 表示

3. 线性表示, 方程组, 秩、行列式的关系.

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 和 β 是 n 维列向量

(1) β 可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 表示, 且表示法唯一

$\Leftrightarrow x_1 \alpha_1 + \dots + x_m \alpha_m = \beta$ 有唯一解

$\Leftrightarrow r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) = r(\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta) = m$

$\xLeftrightarrow{m=n} |\alpha_1, \dots, \alpha_m| \neq 0$

(2) β 可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 表示, 且表示法不唯一

$\Leftrightarrow x_1 \alpha_1 + \dots + x_m \alpha_m = \beta$ 有无穷解

$\Leftrightarrow r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) = r(\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta) < m$

$\xrightarrow{m=n} |\alpha_1, \dots, \alpha_m| = 0$

$$\xrightarrow{m=n} |\alpha_1, \dots, \alpha_m| = 0$$

(3) β 不可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 表示

$$\Leftrightarrow x_1 \alpha_1 + \dots + x_m \alpha_m = \beta \text{ 无解}$$

$$\Leftrightarrow r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) \neq r(\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta)$$

$$\xrightarrow{m=n} |\alpha_1, \dots, \alpha_m| = 0$$

4. 线性表示和维数的关系

$$\alpha = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}, \alpha_1 = \begin{pmatrix} \alpha_{11} \\ \vdots \\ \alpha_{m1} \end{pmatrix}, \dots, \alpha_s = \begin{pmatrix} \alpha_{1s} \\ \vdots \\ \alpha_{ms} \end{pmatrix}, \beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix}, \beta_1 = \begin{pmatrix} \beta_{11} \\ \vdots \\ \beta_{m1} \end{pmatrix}, \dots, \beta_s = \begin{pmatrix} \beta_{1s} \\ \vdots \\ \beta_{ms} \end{pmatrix}$$

$$\beta \text{ 可由 } \beta_1, \dots, \beta_s \text{ 表示} \Rightarrow \alpha \text{ 可由 } \alpha_1, \dots, \alpha_s \text{ 表示}$$

$$\alpha \text{ 不可由 } \alpha_1, \dots, \alpha_s \text{ 表示} \Rightarrow \beta \text{ 不可由 } \beta_1, \dots, \beta_s \text{ 表示}$$

5. 线性相关与线性表示

(1) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ ($m \geq 2$) 线性相关 $\Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 中至少存在一个 α_i ,
 α_i 可由其余 $m-1$ 个向量表示

$\alpha_1, \dots, \alpha_m$ ($m \geq 2$) 线性无关 $\Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 中任何一个向量 α_i ,
 α_i 都不可由其余 $m-1$ 个向量表示

(2) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关, $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta$ 相关 $\Rightarrow \beta$ 可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 表示,
 且表示法唯一.

四. 向量组等价

1. 向量组之间的表示

(1) 定义

向量组(I) $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 和向量组(II) $\beta_1, \dots, \beta_t$. 若(I)中的任一向量 α_i 都可以由向量组(II) $\beta_1, \dots, \beta_t$ 表示, 则称向量组(I)可由向量组(II)表示.

(2) 构造矩阵乘法

$\beta_1, \dots, \beta_t$ 可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 表示 $\Leftrightarrow \exists$ 矩阵 X , s.t.

$$(\beta_1, \dots, \beta_t) = (\alpha_1, \dots, \alpha_s) X.$$

$$\Leftrightarrow r(\beta_1, \dots, \beta_t) = r(\beta_1, \dots, \beta_t, \alpha_1, \dots, \alpha_s)$$

例: $\beta_1 = 2\alpha_1 - \alpha_2 + 3\alpha_3, \quad \beta_2 = \alpha_1 + \alpha_2 + 2\alpha_3$

$$(\beta_1, \beta_2) = (2\alpha_1 - \alpha_2 + 3\alpha_3, \alpha_1 + \alpha_2 + 2\alpha_3) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 1 \\ 3 & 2 \end{bmatrix}$$

重要结论: $AB = C \Leftrightarrow C$ 的列可由 A 的列表示.

$\Leftrightarrow C$ 的行可由 A 的行表示

(3) 向量组等价

若向量组(I) $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 和向量组(II) $\beta_1, \dots, \beta_t$ 可以相互表示, 则称(I)和(II)等价.

$$(I) \text{ 和 } (II) \text{ 等价 } \Leftrightarrow r(I) = r(II) = r(I:II) \quad \text{三秩相等.}$$

$$\Leftrightarrow r(I) = r(II) \text{ 且 } (I) \text{ 与 } (II) \text{ 中的某一个向量组可由另一个向量组表示}$$

(4) 向量组等价与矩阵等价

$$\textcircled{1} \text{ 向量组 } \alpha_1, \dots, \alpha_s \text{ 和 } \beta_1, \dots, \beta_t \text{ 等价 } \neq \text{ 矩阵 } (\alpha_1, \dots, \alpha_s) \text{ 和 } (\beta_1, \dots, \beta_t) \text{ 等价}$$

例 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ 和 $\beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ $\beta_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ $\beta_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 等价

但是 矩阵 $(\alpha_1, \alpha_2) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 和 $(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$ 不等价

② 矩阵 $(\alpha_1, \dots, \alpha_s)$ 和 $(\beta_1, \dots, \beta_t)$ 等价 $\nRightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_s$ 和 $\beta_1, \dots, \beta_t$ 等价

例 $[\alpha_1, \alpha_2] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$ 和 $(\beta_1, \beta_2) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ 等价,

但是 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$, $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ 和 $\beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\beta_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 不等价

③ $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 和 $\beta_1, \dots, \beta_m$ (向量个数相同) 是列向量

$$A = \begin{bmatrix} \alpha_1^T \\ \vdots \\ \alpha_m^T \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} \beta_1^T \\ \vdots \\ \beta_m^T \end{bmatrix}$$

$\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 和 $\beta_1, \dots, \beta_m$ 等价 $\Leftrightarrow r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) = r(\beta_1, \dots, \beta_m) = r(\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_m)$

$$\Leftrightarrow r(A) = r(B) = r\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow Ax=0 \text{ 与 } Bx=0 \text{ 同解}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 与 } B \text{ 行等价}$$

五. 极大无关组

1. 定义

$\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 是一个向量组, $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$ 是其一个部分组, 若 $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$ 满足 (1) $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$ 无关

(2) $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 中任一个向量均可由 $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$ 表示

则称 $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$ 是 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 的一个极大无关组.

向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 的极大无关组 $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$ 中包含的向量个数 r 为向量组的秩, 记作 $r(\alpha_1, \dots, \alpha_m)$

注: 向量组的极大无关组与向量组等价;

注: 向量组的极大无关组与向量组等价;

向量组的极大无关组不唯一, 任意 r 个无关向量都可以是其极大无关组.

3. 性质

(1) 秩 $\leq$ 个数 $r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) \leq m$

$r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) = m \Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关

$r(\alpha_1, \dots, \alpha_m) < m \Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$ 相关

(2) 被表示的秩 $\leq$ 表示的秩

$\beta_1, \dots, \beta_t$ 可被 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 表示 $\Rightarrow r(\beta_1, \dots, \beta_t) \leq r(\alpha_1, \dots, \alpha_s)$

(3) 多被少表示, 多相关

$\beta_1, \dots, \beta_t$ 可被 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 表示, $t > s \Rightarrow \beta_1, \dots, \beta_t$ 相关

六. 施密特正交化

$\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, 令

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2$$

则 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 相互正交 (无关且 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 与 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 等价)

令 $\gamma_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|}$, $\gamma_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|}$, $\gamma_3 = \frac{\beta_3}{\|\beta_3\|}$, 则 $\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3$ 为正交的单位

向量.

第四章 方程组

一. 方程组解的判定.

1. 齐次

(1) 定理: $A_{m \times n} X = 0$

$$A_{m \times n} X = 0 \text{ 有非0解} \Leftrightarrow r(A) < n$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 的列向量线性相关.}$$

$$A_{m \times n} X = 0 \text{ 只有0解} \Leftrightarrow r(A) = n$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 的列向量线性无关}$$

(2) 推论 $A_{n \times n} X = 0$

$$A_{n \times n} X = 0 \text{ 有非0解} \Leftrightarrow r(A) < n$$

$$\Leftrightarrow |A| = 0$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 可逆}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 的列向量线性相关.}$$

$$A_{n \times n} X = 0 \text{ 只有0解} \Leftrightarrow r(A) = n$$

$$\Leftrightarrow |A| \neq 0$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 不可逆}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 的列向量线性无关}$$

2. 非齐次

(1) 定理 $A_{m \times n} X = b$

$$A_{m \times n} x = b \text{ 有唯一解} \Leftrightarrow r(A) = r(\bar{A}) = n$$

$$\Leftrightarrow b \text{ 可由 } A \text{ 的列线性表示, 且表示法唯一}$$

$$A_{m \times n} x = b \text{ 有无数的解} \Leftrightarrow r(A) = r(\bar{A}) < n$$

$$\Leftrightarrow b \text{ 可由 } A \text{ 的列线性表示, 且表示法不唯一}$$

$$A_{m \times n} x = b \text{ 无解} \Leftrightarrow r(A) < r(\bar{A})$$

$$\Leftrightarrow b \text{ 不可由 } A \text{ 的列线性表示}$$

(2) 推论 $A_{n \times n} x = b$

$$A_{n \times n} x = b \text{ 有唯一解} \Leftrightarrow r(A) = r(\bar{A}) = n \Leftrightarrow |A| \neq 0$$

$$\Leftrightarrow b \text{ 可由 } A \text{ 的列线性表示, 且表示法唯一}$$

$$A_{n \times n} x = b \text{ 有无数的解} \Leftrightarrow r(A) = r(\bar{A}) < n \Rightarrow |A| = 0$$

$$\Leftrightarrow b \text{ 可由 } A \text{ 的列线性表示, 且表示法不唯一}$$

$$A_{n \times n} x = b \text{ 无解} \Leftrightarrow r(A) < r(\bar{A}) \Rightarrow |A| = 0$$

$$\Leftrightarrow b \text{ 不可由 } A \text{ 的列线性表示}$$

二. 基础解系

$A_{m \times n} x = 0$ 的 $n - r(A)$ 个无关的解向量为 $Ax = 0$ 的基础解系.

三. 解的性质与结构

1. 齐次

(1) α_1, α_2 是 $Ax = 0$ 的解 $\Rightarrow k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2$ 是 $Ax = 0$ 的解

(k_1, k_2 为任意实数)

(2) $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-r(A)}$ 是 $Ax = 0$ 的基础解系

$\Rightarrow k_1 \alpha_1 + \dots + k_{n-r(A)} \alpha_{n-r(A)}$ 为 $Ax = 0$ 的通解 ($k_1, \dots, k_{n-r(A)}$ 为任意实数)

2. 非齐次

- (1) α_1, α_2 是 $Ax=b$ 的解 $\Rightarrow$ ① $\exists k_1+k_2=0$ 时, $k_1\alpha_1+k_2\alpha_2$ 为 $Ax=0$ 的解
 ② $\alpha_1-\alpha_2$ 是 $Ax=0$ 的解
 ③ $\exists k_1+k_2=1$ 时, $k_1\alpha_1+k_2\alpha_2$ 为 $Ax=b$ 的解
- (2) α_0 是 $Ax=0$ 的解, α_1 是 $Ax=b$ 的解 $\Rightarrow \alpha_1 \pm \alpha_0$ 为 $Ax=b$ 的解
- (3) 非通 = 齐通 + 非特

四 公共解

求 $Ax=0$ 与 $Bx=0$ 的公共解的方法:

1. 联立求解. $\begin{cases} Ax=0 \\ Bx=0 \end{cases}$ 的解即为 $Ax=0$ 与 $Bx=0$ 的公共解

2. 通解代入法.

$Ax=0$ 的通解 $x=k_1\xi_1+\dots+k_s\xi_s$ 代入 $Bx=0$, 求出 k_i 之间的关系, 代回 $Ax=0$ 的通解

3. 通解相等法

$Ax=0$ 通解 $x=k_1\xi_1+\dots+k_s\xi_s$, $Bx=0$ 通解 $x=l_1\eta_1+\dots+l_t\eta_t$
 则公共解为 $\gamma=k_1\xi_1+\dots+k_s\xi_s = l_1\eta_1+\dots+l_t\eta_t$

五 同解

1. $Ax=0$ 与 $Bx=0$ 同解 $\Leftrightarrow A$ 与 B 的行向量组等价
 $\Leftrightarrow r(A) = r(B) = r\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}$

$\Leftrightarrow Ax=0$ 的解是 $Bx=0$ 的解且 $r(A)=r(B)$

2. $Ax=0$ 的解均是 $Bx=0$ 的解 $\Rightarrow Ax=0$ 与 $\begin{cases} Ax=0 \\ Bx=0 \end{cases}$ 同解

3. $A^T Ax=0$ 与 $Ax=0$ 同解.

$$4. \quad Ax = \alpha \text{ 与 } Bx = \beta \text{ 同解} \Leftrightarrow (A, \alpha) \text{ 与 } (B, \beta) \text{ 的行向量组等价}$$

$$\Leftrightarrow r(A, \alpha) = r(B, \beta) = r \begin{pmatrix} A & \alpha \\ B & \beta \end{pmatrix}$$

第五章 特征值特征向量

一. 特征值与特征向量.

1. 定义

设 A 为 n 阶方阵, 若 $A\alpha = \lambda\alpha$ ($\alpha \neq 0$), 则称 λ 是 A 的特征值, α 是 A 的属于 λ 的特征向量.

2. 求具体方阵的特征值, 特征向量.

① 解方程 $|\lambda E - A| = 0$ 得到 A 的几个特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$

② 求方程组 $(\lambda_i E - A)x = 0$ 的非 0 通解, 得到 λ_i 的特征向量.

③ 常见结论.

1) $|A_n| = 0 \Rightarrow A$ 的特征值为 $0, \dots, 0$ 和 $\text{tr}(A)$

且 A 的非 0 列向量是 $\text{tr}(A)$ 的特征向量

2) 对角阵, 三角阵的特征值是主对角线上的元素

3. 性质

(1) $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为 A 的 n 个特征值 $\Rightarrow \begin{cases} \lambda_1 + \dots + \lambda_n = \text{tr}(A) \\ \lambda_1 \cdots \lambda_n = |A| \end{cases}$

$|A| = 0 \Leftrightarrow 0$ 是 A 的特征值

$|A| \neq 0 \Leftrightarrow 0$ 不是 A 的特征值

(2) α_1, α_2 是 A 的属于 λ 的特征向量 $\Rightarrow k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2$ 是 λ 的特征向量
($k_1 \neq 0, k_2 \neq 0$)

(3) 不同特征值对应的特征向量线性无关.

(4) 属于 λ 的无关特征向量个数不超过 λ 的重数

$$n - r(\lambda E - A) \leq \lambda \text{ 的重数}$$

矩阵	A	kA	A^k	A^{-1}	A^x	$f(A)$	$P^{-1}AP$	A^T
特征值	λ	$k\lambda$	λ^k	λ^{-1}	$\frac{\lambda^x}{x}$	$f(\lambda)$	λ	λ
对应的特征向量	α	α	α	α	α	α	$P^{-1}\alpha$	

4. 常见的暗示特征值、特征向量的信息.

① $|\lambda E - A| = 0 \Rightarrow \lambda$ 是 A 的特征值

② $r(A_n) < n \Leftrightarrow |A| = 0 \Leftrightarrow 0$ 是 A 的特征值

③ $Ax = 0$ 有非 0 解 $\alpha \Rightarrow A\alpha = 0 \cdot \alpha$

0 是 A 的特征值, α 是 0 的特征向量

④ $A_{3 \times 3}, AB = \alpha \cdot B \Rightarrow \alpha$ 是 A 的特征值

B 的非 0 列是 α 的特征向量

⑤ $A_{3 \times 3}, A \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \\ 3 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 4 & -1 \\ 6 & -2 \end{bmatrix} \Rightarrow A \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$

$A \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -2 \end{bmatrix} = -1 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$

⑥ $A_{3 \times 3}$ 的每行元素之和均为 $k \Rightarrow A \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} k \\ k \\ k \end{bmatrix} = k \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

⑥ $A_{3 \times 3}$ 的每行元素之和均为 $k \Rightarrow A \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k \\ k \\ k \end{pmatrix} = k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$
 k 是 A 的特征值, $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 是 k 的特征向量

⑦ $A_{3 \times 3} = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), \alpha_1 + 2\alpha_2 - \alpha_3 = 0$
 $\Rightarrow \alpha_1 + 2\alpha_2 - \alpha_3 = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix} = 0 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$

⑧ $A_{3 \times 3} x = b$ 通解为 $x = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + kb$ (k_1, k_2 为任意常数)
 $\Rightarrow A \alpha_1 = 0, A \alpha_2 = 0, A \beta = kb$

⑨ $A_{3 \times 3}$ 实对称, 特征值为 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 2, \lambda_3 = 3$, 对应的特征向量分别为 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_3$. 可求 α_3

⑩ $f(A) = 0 \Rightarrow A$ 的特征值的范围是 $f(\lambda) = 0$ 的根

二. 相似矩阵

1. 定义

A, B 为 n 阶方阵, 若存在可逆 P s.t. $P^{-1}AP = B$, 则 A 与 B 相似.

2. 性质

(1) 四个相等.

$$A, B \text{ 相似} \Rightarrow A, B \text{ 有相同的特征值} \Rightarrow \begin{cases} |A| = |B| \\ \text{tr}(A) = \text{tr}(B) \\ |\lambda E - A| = |\lambda E - B| \end{cases}$$

$$A, B \text{ 相似} \Rightarrow A, B \text{ 等价} \Rightarrow r(A) = r(B)$$

$$A, B \text{ 相似} \Rightarrow A, B \text{ 等价} \Rightarrow r(A) = r(B)$$

$$(2) A, B \text{ 相似} \Leftrightarrow A^T, B^T \text{ 相似}$$

$$\Leftrightarrow A^{-1}, B^{-1} \text{ 相似} \quad (A, B \text{ 可逆})$$

$$\Leftrightarrow A^*, B^* \text{ 相似} \quad (A, B \text{ 可逆})$$

$$\Leftrightarrow aA + bE, aB + bE \text{ 相似} \quad (a \neq 0)$$

$$\Rightarrow A^k, B^k \text{ 相似}$$

$$\Rightarrow f(A), f(B) \text{ 相似}$$

$$A \sim I, A \sim B \Rightarrow B \sim I$$

$$A \sim I, B \sim I \Rightarrow A \sim B$$

三. 相似对角化

1. 充要条件

$$(1) A \sim I \Leftrightarrow A_n \text{ 有 } n \text{ 个无关的特征向量}$$

$$(2) A \sim I \Leftrightarrow n - r(\lambda_i E - A) = \lambda_i \text{ 的重数}$$

2. 充分条件.

$$(1) A_n \text{ 有 } n \text{ 个互异的特征值} \Rightarrow A \sim I$$

$$(2) A \text{ 是实对称阵} \Rightarrow A \sim I$$

$$(3) r(A) = 1, \operatorname{tr}(A) \neq 0 \Rightarrow A \sim I$$

$$(4) A^2 = E \Rightarrow A \sim I$$

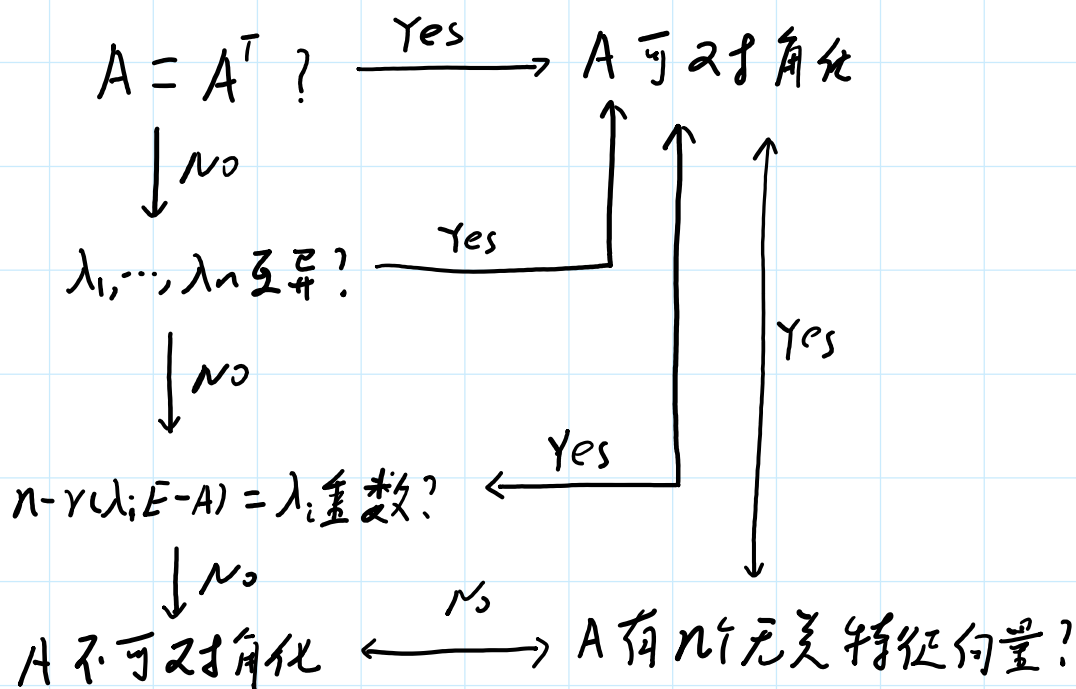
$$(5) A^2 = A \Rightarrow A \sim I$$

、 1. 习题 14.

3. 必要条件

$A \sim \Lambda \Rightarrow r(A) = A$ 的非 0 特征值的个数.

4. 判断 A 能否对角化的步骤:



5. A 可对角化, 求可逆 P , s.t. $P^{-1}AP = \Lambda$

方法: 两种方法

6. 应用:

(1) 求 A 的幂: $P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow A = P\Lambda P^{-1}, A^k = P\Lambda^k P^{-1}$

(2) 求 A 的开方: 已知 A 且 A 可对角化, $B = A^k$, 求 B .

$$\begin{aligned} P^{-1}AP &= \Lambda \Rightarrow A = P\Lambda P^{-1} = P\Lambda_1 P^{-1} \cdot P\Lambda_1 P^{-1} \cdots P\Lambda_1 P^{-1} \quad (\Lambda_1^k = \Lambda) \\ &\Rightarrow B = P\Lambda_1 P^{-1} \end{aligned}$$

(3) 利用特征值特征向量求 A .

$$P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow A = P\Lambda P^{-1}$$

7. $P^{-1}AP = \Lambda$, 用 P 将其与 A 相关矩阵对角化.

$$(1) P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow P^{-1}(A + \alpha E)P = \Lambda + \alpha E, P^{-1}(kA)P = k\Lambda$$

$$P^{-1}A^2P = P^{-1}AP \cdot P^{-1}AP = \Lambda^2$$

$$P^{-1}f(A)P = f(\Lambda)$$

$$(2) P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow P^{-1}A^{-1}P = \Lambda^{-1}$$

$$P^{-1}(A + A^{-1})P = \Lambda + \Lambda^{-1}$$

$$(3) P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow P^{-1}A^*P = \Lambda^*$$

$$P^{-1}(A + A^*)P = \Lambda + \Lambda^*$$

8. 判断 A, B 相似的方法, 求 P s.t. $P^{-1}AP = B$

(1) A, B 可对角化, A, B 有相同特征值 $\Rightarrow A, B$ 相似.

$$(2) P_1^{-1}AP_1 = \Lambda, P_2^{-1}BP_2 = \Lambda \Rightarrow P_1^{-1}AP_1 = P_2^{-1}BP_2$$

$$\Rightarrow B = P_2 P_1^{-1} A P_1 P_2^{-1}$$

$$\text{令 } P = P_1 P_2^{-1}, \text{ 有 } P^{-1}AP = B$$

四. 实对称阵

1. 性质

A 为实对称阵 $\Rightarrow$ ① 不同特征值对应的特征向量正交

$\Rightarrow$ ② A 可对角化

2. 实对称阵 A 对角化方法:

2. 实对称阵 A 对角化方法:

(1) 求可逆 P s.t. $P^{-1}AP = \Lambda$, 两特法

(2) 求正交 Q s.t. $Q^T A Q = \Lambda$, 两特两化法

3. 用特征值特征向量求实对称阵 A

$$(1) P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow A = P\Lambda P^{-1}$$

$$(3) Q^T A Q = \Lambda \Rightarrow A = Q^T \Lambda Q.$$

$$Q = (v_1, v_2, v_3), \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \lambda_3 \end{bmatrix}, \text{ 则 } A = \lambda_1 v_1 v_1^T + \lambda_2 v_2 v_2^T + \lambda_3 v_3 v_3^T$$

4. $Q^T A Q = \Lambda$, 用 Q 将其它与 A 相关矩阵对角化.

$$(1) Q^T A Q = \Lambda \Rightarrow Q^T (A + \alpha E) Q = \Lambda + \alpha E, \quad Q^T (kA) Q = k\Lambda$$

$$Q^T A^2 Q = Q^T A Q Q^T A Q = \Lambda^2$$

$$Q^T f(A) \cdot Q = f(\Lambda)$$

$$(2) Q^T A Q = \Lambda \Rightarrow Q^T A^{-1} Q = \Lambda^{-1}$$

$$Q^T (A + A^{-1}) Q = \Lambda + \Lambda^{-1}$$

$$(3) Q^T A Q = \Lambda \Rightarrow Q^T A^* Q = \Lambda^*$$

$$Q^T (A + A^*) Q = \Lambda + \Lambda^*$$

第六章 二次型

一. 基本概念

1. 二次型及其矩阵

(1) 含3个变量 x_1, x_2, x_3 的二次齐次函数:

$$f(x_1, x_2, x_3) = a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + a_{33}x_3^2 + b x_1x_2 + c x_2x_3 + d x_1x_3$$

为3元二次型

(2) 矩阵表示

$$f(x_1, x_2, x_3) = (x_1, x_2, x_3) \begin{bmatrix} a_{11} & \frac{b}{2} & \frac{d}{2} \\ \frac{b}{2} & a_{22} & \frac{c}{2} \\ \frac{d}{2} & \frac{c}{2} & a_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = X^T A X$$

A 为对称阵, 称 A 为二次型的矩阵. $r(A) = r(f)$

注: ① 若 $f(x_1, x_2, x_3) = X^T B X$, 但 B 不是实对称阵,

则 f 的矩阵 $A = \frac{B+B^T}{2}$.

② 快速写平方和形式的二次型的矩阵

例: $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + x_2)^2 + (x_2 - x_3)^2 + (x_3 + x_1)^2$, 求二次型的矩阵 A .

解:

$$y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 + x_2 \\ x_2 - x_3 \\ x_1 + x_3 \end{pmatrix}, \quad y = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = Bx$$

$$f = y^T y = x^T B^T B x, \quad \therefore A = B^T B = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

2. 标准形: 只含有平方项的二次型为标准形.

标准形的矩阵是对角阵

3. 规范形 标准形中, 平方项的系数为 $-1, 1, 0$ 的标准形称为规范形.

4. 正、负惯性指数: 二次型为 $x^T A x$ (A 对称)

正惯性指数 p : 标准形中正的平方项的个数

对称阵 A 的正的特征值的个数

负惯性指数 q : 标准形中负的平方项的个数

对称阵 A 的负的特征值的个数

$$r(A) = r(f) = A \text{ 的非 } 0 \text{ 特征值的个数} = p + q$$

5. 线性变换

$$\begin{cases} x_1 = c_{11} y_1 + c_{12} y_2 + c_{13} y_3 \\ x_2 = c_{21} y_1 + c_{22} y_2 + c_{23} y_3 \\ x_3 = c_{31} y_1 + c_{32} y_2 + c_{33} y_3 \end{cases}$$

$$x = Cy, \quad C \text{ 为可逆阵}$$

一个形如 $f(x)$ 的二次型线性变换可化成另外一个二次型 $f(y)$

二次型经过可逆线性变换可变成另外一个二次型(不一定是标准形)

$$X^T A X \xrightarrow{X=CY} Y^T C^T A C Y, \quad C^T A C \text{ 与 } A \text{ 合同.}$$

二. 二次型化标准形.

1. 正交变换法

$$f = X^T A X \xrightarrow{X=QY} Y^T Q^T A Q Y = Y^T \Lambda Q \quad (Q^T A Q = \Lambda)$$

- (1) 求正交阵 Q 用两种方法化.
- (2) 正交变换法得到的标准形的系数是实对称阵 A 的特征值.
- (3) 正交变换法只能将二次型化成标准形, 而不能化成规范形. 一般来说, 化二次型为规范形还需要进行一步线性变换 $Y=CZ$.

特殊情况, A 为正交阵, 则用正交变换法可一步将二次型 $X^T A X$ 化为规范形. (正交阵的特征值为 ± 1)

2. 配方法

配方法要求逐项配方.

配方法可用可逆的线性变换将二次型一步化成规范形.

三. 合同

1. 定义: A, B 为 n 阶阵, 存在可逆阵 C s.t. $C^T A C = B$, 则称 A, B 合同

2. 性质: A, B 合同 $\Rightarrow A, B$ 等价 $\Rightarrow r(A) = r(B)$

3. 判断实对称阵 A, B 合同, 并求 C s.t. $C^T A C = B$.

① A, B 为实对称阵, A, B 有相同的正负惯性指数 $\Rightarrow A, B$ 合同

注: A, B 为实对称阵时, A, B 相似 $\Rightarrow A, B$ 合同

② 求 C

1° $X^T A X \xrightarrow[\text{配方法}]{X=C_1 Y} Y^T C_1^T A C_1 Y$ 为规范形, $C_1^T A C_1 = \Lambda$

2° $X^T B X \xrightarrow[\text{配方法}]{X=C_2 Y} Y^T C_2^T B C_2 Y$ 为规范形, $C_2^T B C_2 = \Lambda$

3° $C_1^T A C_1 = C_2^T B C_2 \Rightarrow B = (C_2^T)^{-1} C_1^T A C_1 C_2^{-1} \xrightarrow{C=C_1 C_2^{-1}} C^T A C$

③ 特殊: A, B 为实对称阵, A, B 相似 $\Rightarrow$ 存在正交阵 Q , 使得 $Q^T A Q = B$. 并会求 Q .

方法: 1° 求正交 Q_1 s.t. $Q_1^T A Q_1 = \Lambda$

2° 求正交 Q_2 s.t. $Q_2^T B Q_2 = \Lambda$

3° $Q_1^T A Q_1 = Q_2^T B Q_2 \Rightarrow B = Q_2 Q_1^T A Q_1 Q_2^T$

令 $Q = Q_1 Q_2^T$, 则 $Q^T A Q = B$

(Q_1, Q_2 正交 $\Rightarrow Q_2^T$ 正交, $Q = Q_1 Q_2^T$ 正交)

四. 正定二次型和正定阵.

四, 正定二次型和正定阵.

1. 定义

对 $\forall x \neq 0$, 都有 $x^T A x > 0$, 则称二次型 $x^T A x$ 为正定二次型, 实对称 A 为正定矩阵.

2. 正定的充要条件

前提 A 为实对称阵.

$$A \text{ 正定} \iff \left\{ \begin{array}{l} \text{(定义) 对 } \forall x \neq 0, \quad x^T A x > 0 \\ A \text{ 的特征值全为正} \\ x^T A x \text{ 的标准形的系数全为正} \\ \text{正惯性指数 } p = n \\ A \text{ 的顺序主子式全大于 } 0 \\ \exists \text{ 可逆 } P \text{ s.t. } A = P^T P, \text{ 即 } A \text{ 与 } E \text{ 合同} \end{array} \right.$$

3. 正定的必要条件

$$A \text{ 正定} \Rightarrow ① a_{ii} > 0 \quad (i=1, 2, \dots, n)$$

$$② |A| > 0$$

$$③ A^{-1}, A^* \text{ 也正定.}$$