

线性代数笔记

ixtWuko

主要包括：

- 行列式的性质、计算方法
- 矩阵的加减、数乘、乘法、幂、转置
- 伴随矩阵，矩阵的逆，可逆的条件与性质
- 矩阵初等变换，分块矩阵
- 矩阵的秩及其性质
- 向量的加减、数乘、内积
- 线性相关、线性无关，极大线性无关组与秩的关系
- 正交矩阵，标准正交化，向量空间与坐标变换
- 线性方程组的解
- 矩阵的特征值、特征向量
- 相似矩阵，相似对角化
- 二次型、标准型、规范型，正定二次型

一 行列式

1 行列式的定义

- $|A|$ 或者 $\det A$ ，其中 A 为 n 阶方阵。

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

其中 $\tau()$ 为序列的逆序数。

2 行列式的性质与计算

性质

- 把某行（或列）的 k 倍加到另一行（或列），行列式的值不变。
- 某行（或列）有公因子 k ，则可以把 k 提到行列式记号外。

$$\begin{vmatrix} a_1 + b_1 & a_2 + b_2 & a_3 + b_3 \\ c_1 & c_2 & c_3 \\ d_1 & d_2 & d_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \\ c_1 & c_2 & c_3 \\ d_1 & d_2 & d_3 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} b_1 & b_2 & b_3 \\ c_1 & c_2 & c_3 \\ d_1 & d_2 & d_3 \end{vmatrix}$$

- 两行（或列）对应成比例，行列式为零。

- 两行（或列）互换位置，行列式反号。
- $|A^T| = |A| \quad |A^{-1}| = |A|^{-1}$
- $|kA| = k^n |A|$
- $|AB| = |A||B|$
- $A^* A = A A^* = |A| E \quad |A^*| = |A|^{n-1}$
- $|A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i$, 其中 λ_i 为 A 的特征值。
- $A \sim B \implies |A| = |B|$

计算

- $|A| = \sum_{k=1}^n a_{ik} A_{ik} = \sum_{k=1}^n a_{kj} A_{kj}$, 其中, A_{ik}, A_{kj} 均为元素对应的代数余子式。（注意代数余子式的符号）

任一行（或列）元素与**另一行（或列）**元素的代数余子式乘积之和为零。

- 求 $|A|$, 可以增加一行构成 $\begin{vmatrix} 1 & * \\ 0 & A \end{vmatrix}$, 其中*用于化简。
- 上（下）三角形行列式（左下或右上元素全为零）的值等于主对角线元素的乘积。
- 左上或者右下元素全为零的行列式用副对角线计算, 为 $(-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_{1n} a_{2,n-1} \cdots a_{n1}$ 。
- 拉普拉斯展开式: $\begin{vmatrix} A & * \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & O \\ * & B \end{vmatrix} = |A||B|$, $\begin{vmatrix} O & A \\ B & * \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} * & A \\ B & O \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A||B|$, 其中 m, n 分别为两个对角上矩阵的阶。

- 范德蒙行列式: $\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \cdots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j)$ 。（所有满足大下标减小下标的乘积）

结合后面的内容，有以下等价关系：

行列式 $|A| = 0 \iff$ 矩阵 A 不可逆 \iff 秩 $r(A) < n \iff Ax = 0$ 有非零解 \iff

0 是矩阵 A 的特征值 $\iff A$ 的行（列）向量线性相关。

二 矩阵

1 矩阵定义与计算

定义

- 方阵、零矩阵、单位阵（主对角线元素为1，其余为0）、对角阵（ $\Lambda = \text{diag}[a_1, a_2, \cdots, a_n]$ ）、上（下）三角阵；
- 对称阵（ $A^T = A$ ）、反对称阵（ $A^T = -A$ ）；

- 正交阵 ($A^T A = A A^T = E$)、初等矩阵 (单位阵经一次初等变换得到的矩阵)；
- 伴随矩阵 (由矩阵的行列式的所有代数余子式所构成的，下标行列互换的矩阵)；
- 奇异矩阵 ($|A| = 0$)

计算

- 加减：对应元素加减。
 - $A + B = B + A$
 - $(A + B) + C = A + (B + C)$
- 数乘：每个元素都数乘。
 - $k(mA) = (km)A = m(kA)$
 - $(k + m)A = kA + mA$
 - $k(A + B) = kA + kB$
- 乘法：前一个矩阵的行与后一个矩阵的列对应元素相乘再求和，作为结果矩阵该行该列的元素。
 - $(AB)C = A(BC)$
 - $A(B + C) = AB + AC$
 - $(B + C)A = BA + CA$
 - $AB \neq BA$
 - $AB = 0 \nRightarrow A = 0 \text{ or } B = 0$
 - $AB = AC \text{ and } A \neq 0 \nRightarrow B = C$
- 方阵的幂
 - $(A^k)^l = A^{kl} \quad A^k A^l = A^{k+l}$
 - $(AB)^k = (AB)(AB) \cdots (AB) \neq A^k B^k$
 - $(A + B)^2 = A^2 + AB + BA + B^2 \neq A^2 + 2AB + B^2$
 - $(A + B)(A - B) = A^2 - AB + BA - B^2 \neq A^2 - B^2$
 - $\begin{bmatrix} a_1 & & \\ & a_2 & \\ & & a_3 \end{bmatrix}^n = \begin{bmatrix} a_1^n & & \\ & a_2^n & \\ & & a_3^n \end{bmatrix}$
- 转置：沿主对角线互换位置。
 - $(A + B)^T = A^T + B^T$
 - $(kA)^T = kA^T$
 - $(AB)^T = B^T A^T$
 - $(A^T)^T = A$
 - 设 α, β 均为 n 为列向量，则 (1) $\alpha\beta^T, \beta\alpha^T$ 为 n 维矩阵，且二者互为转置；(2) $\alpha^T \beta, \beta^T \alpha$ 为一个数，且 $\alpha^T \beta = \beta^T \alpha =$ 前面矩阵的主对角线元素之和；(3) $|\alpha\beta^T| = |\beta\alpha^T| = 0$ 。
- 伴随矩阵计算

- $\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}^* = \begin{bmatrix} d & -c \\ -b & a \end{bmatrix}$
- $\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A} = |\mathbf{A}|\mathbf{E}$
- $(\mathbf{A}^*)^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})^* = \frac{1}{|\mathbf{A}|}\mathbf{A}$
- $(\mathbf{A}^*)^T = (\mathbf{A}^T)^*$
- $(k\mathbf{A})^* = k^{n-1}\mathbf{A}^*$
- $|\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}|^{n-1} \quad (\mathbf{A}^*)^* = |\mathbf{A}|^{n-2}\mathbf{A}$
- $(\mathbf{A}\mathbf{B})^* = \mathbf{B}^*\mathbf{A}^*$

2 可逆矩阵

定义

$\mathbf{A}\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{E}$, 可逆矩阵也称为非奇异矩阵。

- 若 \mathbf{A} 可逆, 则其逆矩阵必唯一。
- \mathbf{A} 可逆 $\iff |\mathbf{A}| \neq 0$

可逆的充分必要条件

- $|\mathbf{A}| \neq 0$
- $r(\mathbf{A}) = n$
- \mathbf{A} 的行 (列) 向量线性无关。
- 齐次方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 只有零解。
- 非齐次方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 总有唯一解。
- 矩阵 \mathbf{A} 的特征值全不为零。

性质

- $k \neq 0, (k\mathbf{A})^{-1} = \frac{1}{k}\mathbf{A}^{-1}$
- $(\mathbf{A}\mathbf{B})^{-1} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}^{-1}$
- $(\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \mathbf{A}$
- $(\mathbf{A}^2)^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})^2$
- $(\mathbf{A}^T)^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})^T$
- $|\mathbf{A}^{-1}| = \frac{1}{|\mathbf{A}|}$
- $(\mathbf{A} + \mathbf{B})^{-1} \neq \mathbf{A}^{-1} + \mathbf{B}^{-1}$

求逆的方法

- $\mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{|\mathbf{A}|}\mathbf{A}^*$
- $(\mathbf{A} | \mathbf{E}) \longrightarrow (\mathbf{E} | \mathbf{A}^{-1})$, 使用初等行变换进行左侧的变形。

- 利用定义 $\mathbf{A}\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{E}$ 。
- $\begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{C} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{B}^{-1} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{C}^{-1} \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} \mathbf{O} & \mathbf{B} \\ \mathbf{C} & \mathbf{O} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{O} & \mathbf{C}^{-1} \\ \mathbf{B}^{-1} & \mathbf{O} \end{bmatrix}$

3 初等变换

定义

- 有某个非零常数乘矩阵的某一行（或列）的每一个元素。
- 互换矩阵的某两行（或列）的位置。
- 将矩阵的某行（或列）元素的常数倍加到另一行（或列）。
- 初等矩阵：

$$\circ \mathbf{E}_2(k) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & k & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\circ \mathbf{E}_{12} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\circ \mathbf{E}_{31}(k) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ k & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

初等矩阵左乘时对行作变换，右乘时对列作变换。

- 矩阵 \mathbf{A} 经过有限次初等变换变成矩阵 \mathbf{B} ，则 \mathbf{A} 等价于 \mathbf{B} 。

(若存在可逆矩阵 \mathbf{P}, \mathbf{Q} ，使 $\mathbf{PAQ} = \mathbf{B}$ ，则 \mathbf{A} 等价于 \mathbf{B} ，记作 $\mathbf{A} \cong \mathbf{B}$ 。)

性质

- 初等矩阵的转置仍是初等矩阵。
- 初等矩阵都是可逆矩阵，其逆矩阵仍是同一类型的矩阵。
- 任何可逆矩阵逆，都可以经过一系列初等变换化成单位阵，也就意味着可逆矩阵可以表示成有限个初等矩阵的乘积。

4 矩阵的秩

定义

非零子式的最高阶数，称为矩阵的秩。

性质

- $r(\mathbf{A}) = 0 \iff \mathbf{A} = \mathbf{O}$
- $r(\mathbf{A}) \geq 1 \iff \mathbf{A} \neq \mathbf{O}$
- 对于 $m \times n$ 矩阵, $r(\mathbf{A}) \leq \min(m, n)$

- 对于 n 阶方阵, $r(\mathbf{A}) = n \iff \mathbf{A}$ 可逆
- $k \neq 0, r(k\mathbf{A}) = r(\mathbf{A})$
- $r(\mathbf{A}^T) = r(\mathbf{A}), r(\mathbf{A}^T \mathbf{A}) = r(\mathbf{A})$
- 若 \mathbf{A} 可逆, 则 $r(\mathbf{AB}) = r(\mathbf{B}), r(\mathbf{BA}) = r(\mathbf{B})$
- $r(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B})$
- 若 \mathbf{A} 是 $m \times n$ 矩阵, \mathbf{B} 是 $n \times s$ 矩阵, $\mathbf{AB} = \mathbf{O}$, 则 $r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B}) \leq n$
- $\max\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\} \leq r(\mathbf{A}, \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B})$
- $r(\mathbf{AB}) \leq \min\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\}$
- $r(\mathbf{AB}) \geq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B}) - n$
- $r\left(\begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{B} \end{bmatrix}\right) = r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B})$

5 分块矩阵

- $\begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{B} \\ \mathbf{C} & \mathbf{D} \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} \mathbf{A}^T & \mathbf{C}^T \\ \mathbf{B}^T & \mathbf{D}^T \end{bmatrix}$
- $\begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{C} \end{bmatrix}^n = \begin{bmatrix} \mathbf{B}^n & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{C}^n \end{bmatrix}$
- $\begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{C} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{B}^{-1} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{C}^{-1} \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \mathbf{O} & \mathbf{B} \\ \mathbf{C} & \mathbf{O} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{O} & \mathbf{C}^{-1} \\ \mathbf{B}^{-1} & \mathbf{O} \end{bmatrix}$
- $\mathbf{AB} = \mathbf{O}$, 对 \mathbf{B}, \mathbf{O} 按列分块, $\mathbf{AB} = \mathbf{A}[\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s] = [\mathbf{A}\beta_1, \mathbf{A}\beta_2, \dots, \mathbf{A}\beta_s] = [\mathbf{0}, \mathbf{0}, \dots, \mathbf{0}]$

三 向量

1 向量的定义和计算

计算

- 加减, 与矩阵的加减类似。
- 数乘, 与矩阵的数乘类似。
- 内积 $(\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n = \alpha^T \beta = \beta^T \alpha$

若 $(\alpha, \beta) = 0$, 则称两向量正交。

$(\alpha, \alpha) = a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2$, $\sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$ 为向量的长度。

- $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$
- $k(\alpha, \beta) = (k\alpha, \beta) = (\alpha, k\beta)$
- $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$

- $(\alpha, \alpha) \geq 0$
- $(\alpha, \beta)^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta)$ (施瓦茨不等式)

2 线性相关

线性表出

- 线性组合 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m$ 。
- 向量 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性表出：存在实数 k_1, k_2, \cdots, k_m 使得 $\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m$ 。
- 两个向量组可以互相线性表出，称这两个向量组等价。
 - 等价向量组具有传递性、对称性、反身性。
 - 向量组和它的极大线性无关组是等价向量组。
 - 向量组的任意两个极大线性无关组是等价向量组。
 - 等价向量组有相同的秩，但是反之不成立。

线性无关

- 线性相关：存在不全为零的实数 k_1, k_2, \cdots, k_m 使得 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m = \mathbf{0}$ 成立，否则称它线性无关。

- n 维向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性相关 \iff 齐次方程组 $(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = \mathbf{0}$ 有非零解

$\iff r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m) < m \iff$ 向量组中至少有一个向量可以被其余向量线性表出。

- n 个 n 维向量 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 线性相关 $\iff |\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n| = 0$
- $n + 1$ 个 n 维向量必线性相关。
- 若 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$ 线性相关，则 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r, \alpha_{r+1}, \cdots, \alpha_s$ 必线性相关。
- 若 n 维向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性无关，则它的延伸组 $\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \beta_1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \alpha_2 \\ \beta_2 \end{pmatrix}, \cdots, \begin{pmatrix} \alpha_m \\ \beta_m \end{pmatrix}$ 必线性无关。

- n 维向量组 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性表出 \iff 非齐次方程组 $(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = \beta$ 有解

$\iff r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m) = r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m, \beta)$

- 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性无关，且向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m, \beta$ 线性相关，则向量 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性表出，且表示法唯一。
- 若 n 维向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 能够由 n 维向量组 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$ 线性表出，且 $s > t$ ，则 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关。

若 n 维向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 能够由 n 维向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性表出, 且 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 则 $s \leq t$ 。

3 极大线性无关组、秩

- 极大线性无关组
 - 只有一个零向量构成的向量组没有极大线性无关组。
 - 极大线性无关组虽然一般不唯一, 但是其向量个数是一定的。
 - $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) \leq r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \alpha_{s+1})$
- 如果向量组(I)可以由向量组(II)线性表出, 则 $r(I) \leq r(II)$ 。如果两个向量组等价(可以相互线性表出), 则其秩相等。
- $r(A) = A$ 的行秩 = A 的列秩。
- 经初等变换后的向量组的秩不变。

4 正交矩阵

正交矩阵

- 满足 $AA^T = A^T A = E$ 的矩阵
- A 是正交矩阵 $\iff A^T = A^{-1} \iff A$ 的列向量(行向量)组是正交规范的向量组。
- 若 A 是正交矩阵, 则 $|A| = 1$ or -1 。

Schmidt标准正交化

设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, 其标准正交化方法步骤如下:

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 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 两两正交。

再将其单位化, 取 $\gamma_1 = \frac{\beta_1}{|\beta_1|}$, $\gamma_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|}$, $\gamma_3 = \frac{\beta_3}{|\beta_3|}$

5 向量空间

- 全体 n 维向量连同向量的加法和数乘运算合成 n 维向量空间。
- 子空间、基底(在本空间下一个可以表示其他所有向量的线性无关组)、坐标(用基底表示一个向量时的各个向量的系数)、维数 $\dim V = m$
- 规范正交基: 满足 $(e_i, e_j) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$ 的一组基。
- 齐次方程组的解的集合是一个向量空间的子空间, 又称解空间, 其基础解系是这个解空间的一个基底。
- 有一个基底变换到另一个基底的方法, 使用过渡矩阵。
 - 基底变换公式 $[\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n] = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]C$

- 坐标变换公式 若向量 γ 在基底 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 下的坐标是 x_1, x_2, \dots, x_n ，在基底 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 下的坐标是 y_1, y_2, \dots, y_n ，则 $x = Cy$
- 过渡矩阵 C 是可逆矩阵。
- 若过渡矩阵是一个正交矩阵，其中一个基底是规范正交基，则另一个也是规范正交基。

四 线性方程组

1 克拉默法则

- 若非齐次线性方程组的系数行列式 $|A| \neq 0$ ，则方程组有唯一解，且 $x_i = \frac{|A_i|}{|A|}, i = 1, 2, \dots, n$ 。其中 $|A_i|$ 是 $|A|$ 的第 i 列元素替换称方程组右端的常数项 b_1, b_2, \dots, b_n 所构成的行列式。
- 若齐次线性方程组的系数行列式 $|A| = 0$ ，则方程组有非零解；否则，方程组有唯一零解。

2 齐次线性方程组

$$Ax = 0$$

- 基础解系：设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 是 $Ax = 0$ 的解向量，若满足(1) $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 线性无关，(2)任一解向量都可以由 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 线性表出，则称向量组 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 为 $Ax = 0$ 基础解系。
- 齐次线性方程组的基础解系的线性组合仍是该齐次线性方程组的解。
通解记为 $k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \dots + k_{n-r} \xi_{n-r}$ 。
- $r(A) = r$ ，基础解系有 $n - r$ 个线性无关解向量组成。
- 齐次线性方程组一定有解，至少有零解。
- 齐次线性方程组 $A_{m \times n} X = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n] X = 0$ 只有零解 $\iff \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性无关
 $\iff r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = r(A) = n$
- 齐次线性方程组 $A_{m \times n} X = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n] X = 0$ 有非零解 $\iff \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性相关
 $\iff r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = r(A) < n$

求基础解系和通解

1. 将系数矩阵利用初等行变换化成阶梯型矩阵；
2. 阶梯型矩阵中的第一个系数不为零的 r 个未知量称为独立未知量，后面的未知量称为自由未知量。将自由未知量分别赋值1得到 $n - r$ 向量，分别带入原方程求得独立未知量的值。
3. 上面得到的 $n - r$ 个解就是方程的基础解系；
4. 将其写成通解形式。

3 非齐次线性方程组

$$Ax = b$$

- 通解记为 $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r} + \eta$ 。 η 为特解。
- 非齐次线性方程组 $Ax = b$ 两个解的差是对应齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解。
 $A(\eta_1 - \eta_2) = 0$, $A(\eta_1 + k\xi) = b$, 其中 ξ 是齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的一个解。
- 非齐次线性方程组 $A_{m \times n}X = [\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]X = b$ 无解 $\iff b$ 不能由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 线性表出
 $\iff r(A) \neq r(A | b)$
- 非齐次线性方程组 $A_{m \times n}X = [\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]X = b$ 有解 $\iff b$ 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 线性表出
 $\iff r(A) = r(A | b)$
 - 若 $r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n) = r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n, b) = n \iff Ax = b$ 有唯一解。
 - 若 $r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n) = r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n, b) = r < n \iff Ax = b$ 有无穷多解。

求通解

- 将增广矩阵 $(A | b)$ 利用初等变换化成阶梯型矩阵, 求对应齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的通解;
- 再求一个非齐次特解 η ;
- 将上述两部分组合写成通解形式。

五 特征值、特征向量、相似矩阵

1 特征值、特征向量

定义

A 是 n 阶方阵, 如果对应数 λ , 存在非零向量 α , 使得 $A\alpha = \lambda\alpha$, 则称 λ 为矩阵 A 的**特征值**, α 为矩阵 A 的对应 λ 的**特征向量**。

由上可得 $(\lambda E - A)\alpha = 0$, 而 $\alpha \neq 0$, 因此 $|\lambda E - A| = 0$, 称为 A 的**特征方程**, 矩阵 $\lambda E - A$ 称为**特征矩阵**。

性质

设 $A = [a_{ij}]_{n \times n}$, $\lambda_i (i = 1, 2, \cdots, n)$ 是 A 的特征值, 则

- $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii}$
- $\prod_{i=1}^n \lambda_i = |A|$
- $\lambda_1 \neq \lambda_2$ 都是 A 的特征值 $\implies A$ 的对应于 λ_1, λ_2 的特征向量 α_1, α_2 线性无关。
- λ_i 是 n 阶矩阵 A 的 r_i 重特征值, 则其对应的线性无关特征向量个数至多 r_i 个。

求特征值、特征向量

- 由 $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 求出 \mathbf{A} 的全部特征值 λ_i ，再由齐次线性方程组 $(\lambda_i \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 求出对应的特征向量。通解就是全体特征向量。
- 利用定义，一般用于抽象矩阵。

2 相似矩阵、矩阵的相似对角化

定义

设 \mathbf{A}, \mathbf{B} 都是 n 阶矩阵，若存在可逆矩阵 \mathbf{P} 使得 $\mathbf{P}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{P} = \mathbf{B}$ ，则 $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$ 。

若 $\mathbf{A} \sim \mathbf{\Lambda}$ ，其中 $\mathbf{\Lambda}$ 为对角阵，则称 \mathbf{A} 可相似对角化， $\mathbf{\Lambda}$ 是 \mathbf{A} 的标准型。

相似矩阵的性质

- $\mathbf{A} \sim \mathbf{A}$
- $\mathbf{A} \sim \mathbf{B} \implies \mathbf{B} \sim \mathbf{A}$
- $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}, \mathbf{B} \sim \mathbf{C} \implies \mathbf{A} \sim \mathbf{C}$
- 若 $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$ ，则
 - $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = |\lambda \mathbf{E} - \mathbf{B}|$
 - $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B})$
 - \mathbf{A}, \mathbf{B} 有相同的特征值
 - $|\mathbf{A}| = |\mathbf{B}| = \prod_{i=1}^n \lambda_i$
 - $\sum_{i=1}^n a_{ii} = \sum_{i=1}^n b_{ii} = \sum_{i=1}^n \lambda_{ii}$
- $\mathbf{P}^{-1} \mathbf{A}^n \mathbf{P} = \mathbf{B}^n \implies \mathbf{A}^n \sim \mathbf{B}^n$

矩阵相似对角化的条件

- n 阶矩阵 \mathbf{A} 可相似对角化 $\iff \mathbf{A}$ 有 n 个线性无关的特征向量。
- n 阶矩阵 \mathbf{A} 有 n 个互不相同的特征值 $\implies \mathbf{A}$ 有 n 个线性无关的特征向量。此时，特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 的对应的特征向量为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ ，取 $\mathbf{P} = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]$ ，则有 $\mathbf{P}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{P} = \mathbf{\Lambda}$ ，其中

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{bmatrix}$$

- n 阶矩阵 \mathbf{A} 的每一个 r_i 重特征值对应的线性无关特征向量个数等于该特征值的重数 $r_i \iff \mathbf{A}$ 可相似对角化。

3 实对称矩阵的相似对角化

定义

元素都是实数的对称矩阵称为实对称矩阵 $\iff \overline{\mathbf{A}} = \mathbf{A}^T = \mathbf{A}$

性质

- 实对称矩阵的特征值全部都是实数。
- 实对称矩阵的属于不同特征值对应的特征向量互相正交。
- 实对称矩阵必相似于对角阵，且存在正交矩阵 Q ，使得 $Q^{-1}AQ = Q^T AQ = \Lambda$ 。

步骤

1. 解特征方程 $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$, 求出所有的特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$;
2. 求 $(\lambda_i \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 的基础解系 $\alpha_{i1}, \alpha_{i2}, \dots, \alpha_{ik_i}, i = 1, 2, \dots, r$;
3. 将每个属于 λ_i 的特征向量正交化;
4. 将正交化之后的特征向量单位化, 得到标准正交向量组;
5. 将其合并成正交矩阵 \mathbf{Q} , 即是所求的正交阵。

六 二次型

1 二次型的定义与矩阵表示

定义

n 个变量的一个二次元齐次多项式

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + 2a_{13}x_1x_3 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n \\ + a_{22}x_2^2 + 2a_{23}x_2x_3 + \dots + 2a_{2n}x_2x_n \\ + \dots + a_{nn}x_n^2$$

称为 n 个变量的二次型，系数均为实数时，称为 n 元实二次型。

注意: a_{ij} 是系数的一半。

矩阵表示

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = [x_1, x_2, \dots, x_n] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$$

其中 $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ 称为二次型 f 的对应矩阵。

- $r(\mathbf{A}) = r \iff r(f) = r$
- \mathbf{A} 正定 $\iff f$ 正定
- 若 \mathbf{A}, \mathbf{B} 是两个 n 阶对称阵, $f = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}, g = \mathbf{x}^T \mathbf{B} \mathbf{x}$
 - $\mathbf{A} = \mathbf{B} \iff f = g$

- $A \simeq B \iff f \simeq g$, 合同关系 \simeq 见下。

合同矩阵

若存在可逆矩阵 C 使得 $C^T AC = B$, 则称 A 合同于 B , 记为 $A \simeq B$ 。

- $A \simeq A$
- $A \simeq B \iff B \simeq A$
- $A \simeq B, B \simeq C \implies A \simeq C$
- $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = (\mathbf{C} \mathbf{y})^T \mathbf{A} \mathbf{C} \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C} \mathbf{y}$,
 $= \mathbf{y}^T \mathbf{B} \mathbf{y} = g(y_1, y_2, \dots, y_n)$

其中 $\mathbf{x} = \mathbf{C} \mathbf{y}, B = C^T AC$ 。此时 A, B 为合同矩阵, f, g 为合同二次型。

- 合同矩阵、合同二次型都有相同的秩。

2 化二次型为标准型、规范型

- 若二次型只有平方项, 没有混合项, 则称为二次型的标准型。
- 在二次型的标准型中, 若平方项的系数只有1、-1、0, 则称为二次型的规范型
- 化二次型为标准型:
 - 配方法: 对任意 n 阶实对称矩阵 A , 必存在可逆矩阵 C , 使得 $C^T AC = \Lambda$ 。因此, 令 $\mathbf{x} = \mathbf{C} \mathbf{y}$, 将二次型化成标准型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{y}^T \mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C} \mathbf{y} = d_1 y_1^2 + d_2 y_2^2 + \dots + d_n y_n^2$ 。
 - 正交变换法: 对任意 n 阶实对称矩阵 A , 必存在正交矩阵 Q , 使得 $Q^{-1} A Q = Q^T A Q = \Lambda$ 。因此, 令 $\mathbf{x} = \mathbf{Q} \mathbf{y}$, 将二次型化成标准型
 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{y}^T \mathbf{Q}^T \mathbf{A} \mathbf{Q} \mathbf{y} = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$, 其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 A 的 n 个特征值。
- 对于一个二次型, 化成的标准型或者规范性不唯一, 但是标准型中的正平方项的项数 p 、负平方项的项数 q 都是二次型唯一确定的。 p 称为正惯性系数, q 称为负惯性系数, 二次型的秩 $r = p + q$ 。

$A \simeq B \iff \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}, \mathbf{x}^T \mathbf{B} \mathbf{x}$ 有相同的正、负惯性系数。

3 正定二次型

定义

若对于任意的非零向量 $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$, 恒有 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$, 则称二次型 f 为正定二次型, 对应矩阵称为正定矩阵。

- $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = d_1 x_1^2 + d_2 x_2^2 + \dots + d_n x_n^2$ 正定 $\iff d_i > 0, i = 1, 2, \dots, n$, 也即正惯性系数 $p = n = r$ 。
- 可逆线性变换不改变二次型的正定性, 因此若要判断一个二次型是否是正定, 应先将其化成标准型。

- $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 正定

$$\Longleftrightarrow \mathbf{A} \text{ 的正惯性指数 } p = r = n \Longleftrightarrow \mathbf{A} \simeq \mathbf{E}$$

$$\Longleftrightarrow \mathbf{A} = \mathbf{D}^T \mathbf{D}, \text{ 其中 } \mathbf{D} \text{ 是可逆矩阵}$$

$$\Longleftrightarrow \mathbf{A} \text{ 的特征值全部大于零} \Longleftrightarrow \mathbf{A} \text{ 的全部顺序主子式大于零。}$$

- $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 正定

$$\implies \mathbf{A} \text{ 的主对角元素 } a_{ii} > 0$$

$$\implies \mathbf{A} \text{ 的行列式 } |\mathbf{A}| > 0$$

- \mathbf{A} 正定时, 与其相关的 $k\mathbf{A}, \mathbf{A}^T, \mathbf{A}^{-1}, \mathbf{A}^k, \mathbf{A}^*, f(\mathbf{A})$ ($f(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$) 均为正定矩阵。