Linear Algebra

East China University of Science and Technology

目录

第一章 行列式 **3**

1.1 基础知识 3

1.1.1 行列式 3

1.2 习题 5

1.2.1 行列式的计算 5

1.2.2 余子式和代数余子式的线性组合的计算 6

1.3 总结 7

1.3.1 重点 7

第二章 矩阵 **8**

2.1 基础知识 8

2.1.1 矩阵 8

2.1.2 矩阵的逆 11

2.1.3 伴随矩阵 11

2.1.4 初等矩阵 12

2.1.5 等价矩阵 12

2.1.6 矩阵的秩 13

2.1.7 常见运算汇总 13

2.2 习题 14

2.2.1 矩阵的基本运算 14

第三章 向量组 **17**

3.1 基础知识 17

3.1.1 向量 17

3.1.2 线性组合和线性相关 17

3.1.3 极大线性无关组和等价向量组 . . . 19
3.1.4 等价向量组 . . . 19
3.1.5 向量组的秩 . . . 20
3.2 习题 . . . 20

第四章 线性方程组 21
4.1 基础知识 . . . 21
4.1.1 齐次线性方程组 . . . 21
4.1.2 非齐次线性方程组 . . . 23

第五章 特征值和特征向量 25
5.1 基础知识 . . . 25
5.1.1 特征值和特征向量 . . . 25
5.1.2 矩阵的相似 . . . 26
5.1.3 矩阵的相似对角化 . . . 26
5.1.4 实对称矩阵 . . . 27
5.2 习题 . . . 28
5.2.1 特征值和特征向量 . . . 28
5.2.2 实对称矩阵 . . . 28

第六章 二次型 30
6.1 基础知识 . . . 30
6.1.1 二次型 . . . 30
6.1.2 线性变换 . . . 31
6.1.3 矩阵合同 . . . 31
6.1.4 标准形/规范形 . . . 32
6.1.5 惯性定理 . . . 33
6.1.6 正定二次型及其判别 . . . 33
6.2 习题 . . . 34
6.2.1 标准形/规范形 . . . 34

第一章 行列式

1.1 基础知识

1.1.1 行列式

定义

1. 几何定义

   n 阶行列式为 n 个 n 维向量组成的 n 维图形的体积.

2. 逆序数法定义

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

   总共有 $n!$ 个项.

3. 展开定义

   代数余子式: $\boldsymbol{A}_{ij} = (-1)^{i+j} \boldsymbol{M}_{ij}$

   按第 i 行展开: $a_{i1}\boldsymbol{A}_{i1} + a_{i2}\boldsymbol{A}_{i2} + \dots + a_{in}\boldsymbol{A}_{in}$

   注意, 行列式的某行 (列) 元素分别乘另一行 (列) 的元素的代数余子式后再求和为 0

性质

1. $|\boldsymbol{A}^T| = |\boldsymbol{A}|$, 若 $\boldsymbol{A} = \boldsymbol{A}^T$, 则矩阵 $\boldsymbol{A}$ 为对称矩阵, 若 $\boldsymbol{A} \times \boldsymbol{A}^T = \boldsymbol{E}$, 则矩阵 $\boldsymbol{A}$ 为正交矩阵

2. 若行列式中某行 (列) 全部元素为 0, 行列式为 0

3. 若行列式中某行 (列) 元素有公因子 $k(k \neq 0)$, k 可以提到行列式外面

4. 行列式某行 (列) 元素均是两个元素只和, 可以拆成两个行列式只和

5. 两行 (列) 互换, 值取反

6. 两行 (列) 元素对应成比例, 行列式为 0

7. 行列式中某行 (列)k 倍加到另一行 (列), 值不变

重要行列式

1. 主对角线行列式 (上/下三角形行列式)

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

2. 副对角线行列式

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

3. 拉普拉斯展开式

$\boldsymbol{A}$ 为 m 阶方阵, $\boldsymbol{B}$ 为 n 阶方阵

主对角线: $\begin{vmatrix} \boldsymbol{A} & \boldsymbol{0} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{B} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \boldsymbol{A} & \boldsymbol{C} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{B} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \boldsymbol{A} & \boldsymbol{0} \\ \boldsymbol{C} & \boldsymbol{B} \end{vmatrix} = |\boldsymbol{A}||\boldsymbol{B}|$

副对角线: $\begin{vmatrix} \boldsymbol{0} & \boldsymbol{A} \\ \boldsymbol{B} & \boldsymbol{0} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \boldsymbol{C} & \boldsymbol{A} \\ \boldsymbol{B} & \boldsymbol{0} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \boldsymbol{0} & \boldsymbol{A} \\ \boldsymbol{B} & \boldsymbol{C} \end{vmatrix} = (-1)^{mn}|\boldsymbol{A}||\boldsymbol{B}|$

4. 范特蒙德行列式

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

注意, 范氏行列式中全 1 行一定在上方.

1.2　习题

1.2.1　行列式的计算

具体型行列式

1. 化基本形法

   (a) 直接展开: 适用于含 0 较多的行 (列)

   (b) 爪型: 斜爪消平爪

   (c) 异爪型

      i. 阶数不高, 直接展开

      ii. 阶数高, 用递推 (尤其适用于一横形行列式)

      例题　一横形行列式 $\begin{bmatrix} 1-x & x & 0 \\ -1 & 1-x & x \\ 0 & -1 & 1-x \end{bmatrix}$=(　　)

      解　将其按第行展开, 得到一个相似的行列式, 可以得到一个递推公式.

   (d) 行 (列) 和相等: 三种方法

      i. 提取公因子: 将其余行全都加到第一行上去, 提取公因子

      ii. 加边法: 例如矩阵

$$\begin{bmatrix} a_1-b & a_2 & \dots & a_n \\ a_1 & a_2-b & \dots & a_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & \dots & a_n-b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & a_1 & a_2 & \dots & a_n \\ 0 & a_1-b & a_2 & \dots & a_n \\ 0 & a_1 & a_2-b & \dots & a_n \\ 0 & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ «0 & a_1 & a_2 & \dots & a_n-b \end{bmatrix}$$

加边后矩阵的值不变, 可以将第 1 行的 -1 倍加到其他行, 再用其他行的 $(-1/b)$ 倍加到第一列.

iii. 化爪形行列式

(e) 消零化基本形:

(f) 拉普拉斯行列式: 一般为 "X 字形"

(g) 范特蒙德行列式: 化为范式行列式, 看第二行写结果

2. 递推法

3. 行列式表示的函数和方程

抽象型行列式

1. 目标行列式和矩阵的相互转换: $|\boldsymbol{AB}| = |\boldsymbol{A}||\boldsymbol{B}|$

例题 设 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_n}$ 是 n 维向量, $\boldsymbol{A} = [\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_n}], \boldsymbol{B} = [\boldsymbol{\alpha_n}, \boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_{n-1}}]$. 若 $|\boldsymbol{A}| = 1$, 则 $|\boldsymbol{A} - \boldsymbol{B}| = (\quad)$

2. 与特征方程相结合

例题 设 $\boldsymbol{A}$ 是 3 阶方阵, 满足 $|3\boldsymbol{A}+2\boldsymbol{E}| = 0, |\boldsymbol{A}-\boldsymbol{E}| = 0, |3\boldsymbol{E}-2\boldsymbol{A}| = 0$, 则 $|\boldsymbol{A}| = (\qquad)$

解 特征方程 $|\lambda\boldsymbol{E} - \boldsymbol{A}| = 0$, 可以根据上面的几个等式求出矩阵 $\boldsymbol{A}$ 的特征值, 根据特征值的性质可以知道矩阵的季和矩阵对应行列式的值

1.2.2 余子式和代数余子式的线性组合的计算

根据行列式的展开定义, 有:

$$a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + ... + a_{in}A_{in} = \begin{bmatrix} & & \cdots & & \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & \cdots & a_{in} \\ & & \cdots & & \end{bmatrix}$$

则有:

$$k_1A_{i1} + k_2A_{i2} + ... + k_{i1}A_{in} = \begin{bmatrix} & & \cdots & & \\ k_{i1} & k_{i2} & \cdots & \cdots & k_{in} \\ & & \cdots & & \end{bmatrix}$$

例题　设 $|\boldsymbol{A}| = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -1 & 0 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$, 则 $A_{31} + A_{32} + A_{33} + M_{34} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

1.3　总结

1.3.1　重点

1. 一横形行列式的计算
2. 行 (列) 和相等行列式的计算
3. 余子式和代数余子式的计算
4. 结合特征方程

第二章　矩阵

2.1　基础知识

2.1.1　矩阵

本质

矩阵的本质是表达系统信息.

定义

由 $m \times n$ 个数排成的 m 行 n 列的矩形表格. 当 $m = n$ 的时候称 $\boldsymbol{A}$ 为 n 阶方阵.
有两个矩阵, 如果 m, n 相同, 称为同型矩阵.

运算

1. 相等: 同型矩阵且对应元素相等
2. 加法: 同型矩阵对应元素相加
3. 数乘矩阵 (重要, 与行列式不同)

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

加法运算和数乘运算统称为矩阵的线性运算, 满足以下运算规律:

(a) 交换律: $\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B} = \boldsymbol{B} + \boldsymbol{A}$

(b) 结合律: $(\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B}) + \boldsymbol{C} = \boldsymbol{A} + (\boldsymbol{B} + \boldsymbol{C})$

(c) 分配律: $k(\boldsymbol{A}+\boldsymbol{B})=k\boldsymbol{A}+k\boldsymbol{B},(k+l)\boldsymbol{A}=k\boldsymbol{A}+l\boldsymbol{B}$

(d) 数和矩阵相乘的结合律: $k(l\boldsymbol{A})=(kl)\boldsymbol{A}=l(k\boldsymbol{A})$

4. 乘法: $\boldsymbol{A}$ 为 $m\times s$ 矩阵, $\boldsymbol{B}$ 为 $s\times n$ 矩阵, 设 $\boldsymbol{C}=\boldsymbol{A}\boldsymbol{B}=(c_{ij})_{m\times n}$

$$c_{ij}=\sum_{k=1}^{s}a_{ik}b_{kj}=a_{i1}b_{1j}+a_{i2}b_{2j}+...+a_{is}b_{sj}(i=1,2,...,m;j=1,2,...,n)$$

乘法满足下列运算规律:

(a) 结合律: $(\boldsymbol{A}\boldsymbol{B})\boldsymbol{C}=\boldsymbol{A}(\boldsymbol{B}\boldsymbol{C})$

(b) 分配律: $\boldsymbol{A}(\boldsymbol{B}+\boldsymbol{C})=\boldsymbol{A}\boldsymbol{B}+\boldsymbol{A}\boldsymbol{C}$

(c) 数乘与矩阵乘积的结合律: $(k\boldsymbol{A})\boldsymbol{B}=\boldsymbol{A}(k\boldsymbol{B})$

5. 转置矩阵: 行列互换

6. 向量的内积和正交

(a) 内积: $\boldsymbol{\alpha}=[\alpha_1,...,\alpha_n]^T,\boldsymbol{\beta}=[\beta_1,...,\beta_n]^T$, 内积为

$$\boldsymbol{\alpha}^T\boldsymbol{\beta}=\sum_{i=1}^{n}a_ib_i=a_1b_1+...+a_nb_n$$

记为 $(\boldsymbol{\alpha},\boldsymbol{\beta})$

(b) 正交: 内积为 0

(c) 模: 向量的长度, 记作 $||\boldsymbol{\alpha}||$

7. 标准正交向量组: 所有成员两两正交且模都为 1, 即:

$$\boldsymbol{\alpha}_i^T\boldsymbol{\alpha}_j=0\ (i\neq j)$$
$$\boldsymbol{\alpha}_i^T\boldsymbol{\alpha}_j=1\ (i=j)$$

称 $\boldsymbol{\alpha_1},...,\boldsymbol{\alpha_n}$ 为单位正交向量组.

8. 标准正交矩阵: 由标准正交向量组组成的矩阵

9. 施密特正交化 (正交规范化)

$$\boldsymbol{\beta_1}=\boldsymbol{\alpha_1}$$
$$\boldsymbol{\beta_2}=\boldsymbol{\alpha_2}-\frac{(\boldsymbol{\alpha_2},\boldsymbol{\beta_1})}{(\boldsymbol{\beta_1},\boldsymbol{\beta_1})}\boldsymbol{\beta_1}$$

上式得到的是正交向量组, 再进行单位化:

$$\boldsymbol{\eta_1} = \frac{\boldsymbol{\beta_1}}{||\boldsymbol{\beta_1}||}, \boldsymbol{\eta_2} = \frac{\boldsymbol{\beta_2}}{||\boldsymbol{\beta_2}||}$$

得到标准正交向量组.

10. 幂: $\boldsymbol{A}$ 为一个 n 阶方阵, 则 $\boldsymbol{A}^n = \boldsymbol{A}\boldsymbol{A}...\boldsymbol{A}\boldsymbol{A}$(共$n$个$\boldsymbol{A}$)
11. 方阵乘积的行列式
$$|\boldsymbol{AB}| = |\boldsymbol{A}||\boldsymbol{B}|$$

重要矩阵

1. 零矩阵
2. 单位矩阵
3. 数量矩阵: 数 k 和单位矩阵的乘积
4. 对角矩阵: 非主对角线元素均为 0 的矩阵
5. 上 (下) 三角矩阵
6. 对称矩阵: $\boldsymbol{A}^T = \boldsymbol{A}$
7. 反对称矩阵: $\boldsymbol{A}^T = -\boldsymbol{A}$
8. 标准正交矩阵: $\boldsymbol{A}^T\boldsymbol{A} = \boldsymbol{E}$, 即行 (列) 向量的组合是标准正交向量组
9. 分块矩阵

   分块矩阵的加法和数乘与行列式不同:

   (a) 加法
   $$\begin{bmatrix} \boldsymbol{A_1} & \boldsymbol{A_2} \\ \boldsymbol{A_3} & \boldsymbol{A_4} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \boldsymbol{B_1} & \boldsymbol{B_2} \\ \boldsymbol{B_3} & \boldsymbol{B_4} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{A_1}+\boldsymbol{B_1} & \boldsymbol{A_2}+\boldsymbol{B_2} \\ \boldsymbol{A_3}+\boldsymbol{B_3} & \boldsymbol{A_4}+\boldsymbol{B_4} \end{bmatrix}$$

   (b) 数乘
   $$k\begin{bmatrix} \boldsymbol{A} & \boldsymbol{B} \\ \boldsymbol{C} & \boldsymbol{D} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} k\boldsymbol{A} & k\boldsymbol{B} \\ k\boldsymbol{C} & k\boldsymbol{D} \end{bmatrix}$$

   (c) 乘法: 与矩阵乘法相同

2.1.2 矩阵的逆

定义

若 $\boldsymbol{AB}=\boldsymbol{BA}=\boldsymbol{E}$, 则矩阵 $\boldsymbol{A}$ 可逆, $\boldsymbol{B}$ 为 $\boldsymbol{A}$ 的逆矩阵.

性质

设 $\boldsymbol{A},\boldsymbol{B}$ 为同阶可逆矩阵

1. $(k\boldsymbol{A})^{-1}=\frac{1}{k}\boldsymbol{A}^{-1}$ $(k\neq 0)$
2. $(\boldsymbol{AB})^{-1}=\boldsymbol{B}^{-1}\boldsymbol{A}^{-1}$ ($\boldsymbol{AB}$也可逆)
3. $(\boldsymbol{A}^T)^{-1}=(\boldsymbol{A}^{-1})^T$ ($\boldsymbol{A}^T$也可逆)
4. $(\boldsymbol{A}+\boldsymbol{B})^{-1}\neq\boldsymbol{A}^{-1}+\boldsymbol{B}^{-1}$
5. $(\boldsymbol{A}^{-1})^{-1}=\boldsymbol{A}$
6. $|\boldsymbol{A}^{-1}|=|\boldsymbol{A}|^{-1}$
   推导: $|\boldsymbol{A}^{-1}\boldsymbol{A}|=|\boldsymbol{A}^{-1}||\boldsymbol{A}|=1$

2.1.3 伴随矩阵

定义

矩阵 $\boldsymbol{A}$ 的伴随矩阵为:

$$\boldsymbol{A}^*=\begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

其中 $\boldsymbol{A}$ 为对应元素的代数余子式.

性质

1. $\boldsymbol{AA}^*=\boldsymbol{A}^*\boldsymbol{A}=|\boldsymbol{A}|\boldsymbol{E}$
2. $|\boldsymbol{A}^*|=|\boldsymbol{A}|^{n-1}$
3. $(\boldsymbol{A}^*)^*=|\boldsymbol{A}|^{n-2}\boldsymbol{A}$
4. $(\boldsymbol{A})^{-1}=\frac{\boldsymbol{A}^*}{|\boldsymbol{A}|}$

2.1.4　初等矩阵

定义

单位矩阵经过一次初等变换后得到的矩阵称为初等矩阵, 有三种:

1. 倍乘初等矩阵
$$\boldsymbol{E}_2(k) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & k & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

2. 互换初等矩阵
$$\boldsymbol{E}_{12} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

3. 倍加初等矩阵
$$\boldsymbol{E}_{31}(k) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ k & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

   注意是第一行的 k 倍加到第三行或者是第三列的 k 倍加到第一列 (别搞错顺序).

性质

1. $[\boldsymbol{E}_{ij}]^T = \boldsymbol{E}_{ij}, [\boldsymbol{E}_i(k)]^T = \boldsymbol{E}_i(k), [\boldsymbol{E}_{ij}(k)]^T = \boldsymbol{E}_{ji}(k)$
2. $[\boldsymbol{E}_{ij}]^{-1} = \boldsymbol{E}_{ij}, [\boldsymbol{E}_i(k)]^{-1} = \boldsymbol{E}_i(\frac{1}{k}), [\boldsymbol{E}_{ij}(k)]^{-1} = \boldsymbol{E}_{ij}(-k)$
3. 左行右列定理
4. 若 $\boldsymbol{A}$ 为可逆矩阵, 则可以表示为有限个可逆矩阵的乘积

2.1.5　等价矩阵

若 $\boldsymbol{A}, \boldsymbol{B}$ 均为 $m \times n$ 矩阵, 且 $r(\boldsymbol{A}) = r(\boldsymbol{B})$, 则 $\boldsymbol{A}, \boldsymbol{B}$ 为等价矩阵, 记作 $\boldsymbol{A} \cong \boldsymbol{B}$.
或者说, 若存在可逆矩阵 $\boldsymbol{P}_{m\times m}, \boldsymbol{Q}_{n\times n}$, 使得 $\boldsymbol{PAQ} = \boldsymbol{B}$, 则称 $\boldsymbol{A}, \boldsymbol{B}$ 为等价矩阵.

2.1.6　矩阵的秩

定义

设 $\boldsymbol{A}$ 为 $m \times n$ 矩阵, $\boldsymbol{A}$ 中最高阶非零子式的阶数为矩阵 $\boldsymbol{A}$ 的秩. 如果 $\boldsymbol{A}$ 为 $n \times n$ 矩阵, 则 $r(\boldsymbol{A}) = n$ (满秩) $\Leftrightarrow |\boldsymbol{A}| \neq 0 \Leftrightarrow \boldsymbol{A}$可逆.

初等变换不改变矩阵的秩

$$r(\boldsymbol{A}) = r(\boldsymbol{PA}) = r(\boldsymbol{AQ}) = r(\boldsymbol{PAQ})$$

重要式子

设 $\boldsymbol{A}$ 为 $m \times n$ 矩阵, $\boldsymbol{B}$ 为满足有关矩阵运算要求的矩阵, 则

1. $0 \leq r(\boldsymbol{A}) \leq \min\{m, n\}$
2. 数乘: $r(k\boldsymbol{A}) = r(\boldsymbol{A})$
3. $r(\boldsymbol{AB}) \leq \min\{r(\boldsymbol{A}), r(\boldsymbol{B})\}$
4. $r(\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B}) \leq r(\boldsymbol{A}) + r(\boldsymbol{B})$
5. $r(\boldsymbol{A}^*) = \begin{cases} n & r(\boldsymbol{A}) = n \\ 1 & r(\boldsymbol{A}) = n-1 \\ 0 & r(\boldsymbol{A}) < n-1 \end{cases}$ 其中 $\boldsymbol{A}$ 为 n 阶方阵

2.1.7　常见运算汇总

1. $$|k\boldsymbol{A}| = k^n \boldsymbol{A}$$
   $$(k\boldsymbol{A})^T = k\boldsymbol{A}^T$$
   $$(k\boldsymbol{A})^{-1} = \tfrac{1}{k}\boldsymbol{A}^{-1}$$
   $$(k\boldsymbol{A})^* = k^{n-1}\boldsymbol{A}^*$$
2. $$|\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B}| \neq |\boldsymbol{A}| + |\boldsymbol{B}|$$
   $$(\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B})^T = \boldsymbol{A}^T + \boldsymbol{B}^T$$
   $$(\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B})^{-1} \neq \boldsymbol{A}^{-1} + \boldsymbol{B}^{-1}$$
   $$(\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B})^* \neq \boldsymbol{A}^* + \boldsymbol{B}^*$$

3. $|\boldsymbol{AB}| = |\boldsymbol{A}||\boldsymbol{B}|$

$(\boldsymbol{AB})^T = \boldsymbol{B}^T\boldsymbol{A}^T$

$(\boldsymbol{AB})^{-1} = \boldsymbol{B}^{-1}\boldsymbol{A}^{-1}$

$(\boldsymbol{AB})^* = \boldsymbol{B}^*\boldsymbol{A}^*$

4. $(\boldsymbol{A}^{-1})^* = (\boldsymbol{A}^*)^{-1}$

$(\boldsymbol{A}^{-1})^T = (\boldsymbol{A}^T)^{-1}$

$(\boldsymbol{A}^T)^* = (\boldsymbol{A}^*)^T$

2.2　习题

2.2.1　矩阵的基本运算

矩阵相乘时要注意矩阵的左右位置

例题 1　设 $\boldsymbol{E}$ 是 n 阶单位矩阵, $\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A}$ 是 n 阶可逆矩阵, 则下列关系式中不成立的是:

a) $(\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^2 = (\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^2(\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})$

b) $(\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^T = (\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^T(\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})$

c) $(\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^{-1} = (\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^{-1}(\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})$

d) $(\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^* = (\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^*(\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})$

解　题目中已经提示了 $\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A}$ 是 n 阶可逆矩阵, 所以下列成立:

$$(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^{-1}(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A}) = (\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^{-1}\boldsymbol{E}$$
$$(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^*(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A}) = (\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^* = |\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A}|\boldsymbol{E}$$

可以将题目中的 $\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A}$ 拆成 $2\boldsymbol{E}-(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})$, 以 b) 为例: 左式 $=(2\boldsymbol{E}-(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A}))(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^T = 2(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^T\boldsymbol{E}-(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^T$, 由于 $(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})^T \neq (\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})(\boldsymbol{E}+\boldsymbol{A})$, 故左式 $\neq$ 右式, 选 b).

例题 2　已知 $\boldsymbol{E}_{32}(1)\boldsymbol{AB}\boldsymbol{E}_{13}(-3) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}$, 求 $\boldsymbol{AB}$

解　注意只能左乘 $[\boldsymbol{E}_{32}(1)]^{-1}$, 右乘 $[\boldsymbol{E}_{13}(-3)]^{-1}$

$\boldsymbol{A}^n$ 的计算

一般有三种方法:

1. $\boldsymbol{A}$ 为方阵, $r(\boldsymbol{A})=1$, 可以将矩阵拆开:

$$\boldsymbol{A}=\begin{bmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & a_1b_3 \\ a_2b_1 & a_2b_2 & a_2b_3 \\ a_3b_1 & a_3b_2 & a_3b_3 \end{bmatrix}=\begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix}\begin{bmatrix} b_1 & b_2 & b_3 \end{bmatrix}$$

2. 计算 $\boldsymbol{A}^2, \boldsymbol{A}^3$ 等, 往往会得到幂零矩阵 $\boldsymbol{A}(\boldsymbol{A}^n=\mathbf{0}(n\geq r))$

3. $\boldsymbol{A}^n=(\boldsymbol{B}+\boldsymbol{C})^n$, 2 项展开

4. 转化成对角矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nm} \end{bmatrix}^n=\begin{bmatrix} a_{11}^n & & & \\ & a_{22}^n & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nm}^n \end{bmatrix}$$

5. 分块矩阵

$$\begin{bmatrix} \boldsymbol{A} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{B} \end{bmatrix}^n=\begin{bmatrix} \boldsymbol{A}^n & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{B}^n \end{bmatrix}$$

$\boldsymbol{A}^{-1}$ 的计算

1. 定义法 (常用于求抽象矩阵)

   (a) 根据 $\boldsymbol{AB}=\boldsymbol{E}$, 找到一个逆矩阵 $\boldsymbol{B}$ 即可

   (b) 将 $\boldsymbol{A}$ 分解为若干个可逆矩阵的乘积, 即若 $\boldsymbol{A}=\boldsymbol{BC}$, 且 $\boldsymbol{B},\boldsymbol{C}$ 可逆, 则 $\boldsymbol{A}$ 可逆.

   (c) 一些简单分块矩阵的逆. 若 $\boldsymbol{A},\boldsymbol{B}$ 均为分块矩阵, 则有:

$$\begin{bmatrix} \boldsymbol{A} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{B} \end{bmatrix}^{-1}=\begin{bmatrix} \boldsymbol{A}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{B}^{-1} \end{bmatrix}, \qquad \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \boldsymbol{A} \\ \boldsymbol{B} & \mathbf{0} \end{bmatrix}^{-1}=\begin{bmatrix} \mathbf{0} & \boldsymbol{B}^{-1} \\ \boldsymbol{A}^{-1} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

   (d) 一些特殊的矩阵

i. 对角矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nm} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} a_{11}^{-1} & & & \\ & a_{22}^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nm}^{-1} \end{bmatrix}$$

ii. 只有副对角线元素不为 0 的矩阵

$$\begin{bmatrix} & & & a_{1m} \\ & & a_{2,m-1} & \\ & \iddots & & \\ a_{n1} & & & \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} & & & 1/a_{n1} \\ & & 1/a_{n-1,2} & \\ & \iddots & & \\ 1/a_{1m} & & & \end{bmatrix}$$

2. 伴随矩阵法

若 $|\boldsymbol{A}| \neq 0$, 则 $\boldsymbol{A}$ 可逆, 且 $\boldsymbol{A}^{-1} = \frac{\boldsymbol{A}^*}{|\boldsymbol{A}|}$

3. 初等矩阵法

$$\begin{bmatrix} \boldsymbol{A} & \boldsymbol{E} \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \begin{bmatrix} \boldsymbol{E} & \boldsymbol{A} \end{bmatrix}$$

第三章　向量组

3.1　基础知识

3.1.1　向量

定义

n 个数构成的一个有序数组 $[a_1, a_2, ..., a_n]$ 称为一个 n 维向量, 记为 $\boldsymbol{\alpha} = [a_1, a_2, ..., a_n]$, 并称 $\boldsymbol{\alpha}$ 为 n 维行向量, $\boldsymbol{\alpha}^T$ 为 n 维列向量. 其中 a_i 称为向量 $\boldsymbol{\alpha}$ 或者 $\boldsymbol{\alpha}^T$ 的第 i 个分量.

3.1.2　线性组合和线性相关

定义

1. 线性组合: 设有 m 个 n 维向量 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 和 m 个数 $k_1, k_2, ..., k_m$. 则向量 $k_1\boldsymbol{\alpha_1} + k_2\boldsymbol{\alpha_2} + ... + k_m\boldsymbol{\alpha_m}$ 为向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 的线性组合
2. 线性表出: 若向量 $\boldsymbol{\beta}$ 能表示成向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 的线性组合, 即 $\boldsymbol{\beta} = k_1\boldsymbol{\alpha_1} + k_2\boldsymbol{\alpha_2} + ... + k_m\boldsymbol{\alpha_m}$, 则称 $\boldsymbol{\beta}$ 能够被向量组线性表出
3. 线性相关: 存在一组不全为 0 的数 $k_1, k_2, ..., k_m$, 使得下式成立:

$$k_1\boldsymbol{\alpha_1} + k_2\boldsymbol{\alpha_2} + ... + k_m\boldsymbol{\alpha_m} = \mathbf{0}$$

上式可以进一步写为 $x_1\boldsymbol{\alpha_1} + x_2\boldsymbol{\alpha_2} + ... + x_m\boldsymbol{\alpha_m} = \mathbf{0}$, 这个式子有四种形式:

$$\boldsymbol{Ax} = \mathbf{0}$$

或者矩阵形式:

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

或者向量形式:

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = x_1 \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{n2} \end{bmatrix} + ... + x_m \begin{bmatrix} a_{1m} \\ a_{2m} \\ \vdots \\ a_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

或者线性方程组形式:

$$\begin{cases} x_1a_{11} + x_2a_{12} + ... + x_ma_{1m} = 0 \\ x_1a_{21} + x_2a_{22} + ... + x_ma_{2m} = 0 \\ \dots \\ x_1a_{n1} + x_2a_{n2} + ... + x_ma_{nm} = 0 \end{cases}$$

4. 线性无关: 只有当 $k_1, k_2, ..., k_m$ 全为 0 的时候, 才能使上式成立

判别相关性定理

1. 相关充要条件: 向量组中至少有一个向量能被其余的 $n-1$ 的向量线性表出
2. 相关充要条件: 方程 $\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{0}$ 有非 $\boldsymbol{0}$ 解
3. 若向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性无关, 而向量组 $\boldsymbol{\beta}, \boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性相关, 则 $\boldsymbol{\beta}$ 可由向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性表出, 且表示方法唯一
4. 如果向量 $\boldsymbol{\beta}$ 能够由向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性表出, 则 $r([\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}]) = r([\boldsymbol{\beta}, \boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}])$
5. 以少表多, 多的相关: 如果向量组 $\boldsymbol{\beta_1}, \boldsymbol{\beta_2}, ..., \boldsymbol{\beta_t}$ 能够由向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_s}$ 线性表示, 且 $t > s$, 则 $\boldsymbol{\beta_1}, \boldsymbol{\beta_2}, ..., \boldsymbol{\beta_t}$ 线性相关
6. 向量组的部分与整体:

   如果向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 中有一部分向量线性相关, 则整体也线性相关;

   如果向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性无关, 则其任一部分线性无关

7. 向量的部分与整体:

   如果向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性无关, 则将所有向量扩展到 s 维得到的向量组 $\boldsymbol{\alpha_1^*}, \boldsymbol{\alpha_2^*}, ..., \boldsymbol{\alpha_m^*}$ 也是线性无关的;

   如果向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性相关, 则将所有向量缩减到 k 维得到的向量组 $\boldsymbol{\alpha_1^*}, \boldsymbol{\alpha_2^*}, ..., \boldsymbol{\alpha_m^*}$ 也是线性相关的

3.1.3 极大线性无关组和等价向量组

定义

在向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 中, 存在向量组 $\boldsymbol{\alpha_{i_1}}, \boldsymbol{\alpha_{i_2}}, ..., \boldsymbol{\alpha_{i_s}}$, 满足以下条件:

1. $\boldsymbol{\alpha_{i_1}}, \boldsymbol{\alpha_{i_2}}, ..., \boldsymbol{\alpha_{i_s}}$ 线性无关
2. 向量组 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 中的任一向量能够由向量组 $\boldsymbol{\alpha_{i_1}}, \boldsymbol{\alpha_{i_2}}, ..., \boldsymbol{\alpha_{i_s}}$ 线性表示

则称向量组 $\boldsymbol{\alpha_{i_1}}, \boldsymbol{\alpha_{i_2}}, ..., \boldsymbol{\alpha_{i_s}}$ 为原向量组的极大线性无关组.

3.1.4 等价向量组

定义

若有两个向量组 (1) $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_s}$ 和 (2) $\boldsymbol{\beta_1}, \boldsymbol{\beta_2}, ..., \boldsymbol{\beta_t}$, 这两个向量组中的任一元素都可以由另一向量组线性表出, 则称这两个向量组为等价向量组.

性质

1. 反身性: $(1) \simeq (1)$
2. 对称性: $(1) \simeq (2) \Leftrightarrow (2) \simeq (1)$
3. 传递性: $(1) \simeq (2), (2) \simeq (3) \Rightarrow (1) \simeq (3)$
4. 向量组和它的极大线性无关组是等价向量组
5. 等价向量组有相等的秩

3.1.5　向量组的秩

定义

向量组的秩是极大线性无关组成员的个数, 是线性无关向量的个数, 是向量空间的维数, 是最简化的向量数.

性质

1. 三秩相等: $r(\boldsymbol{A})$ 矩阵的秩 $=\boldsymbol{A}$ 的行秩 $=\boldsymbol{A}$ 的列秩
2. 若 $\boldsymbol{A} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \boldsymbol{B}$, 则
   (a) $\boldsymbol{A}$ 的行向量组和 $\boldsymbol{B}$ 的行向量组是等价向量组
   (b) $\boldsymbol{A}$ 和 $\boldsymbol{B}$ 的任何相应部分列向量具有相同的线性相关性
3. 设向量组 (1) $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_s}$ 和 (2) $\boldsymbol{\beta_1}, \boldsymbol{\beta_2}, ..., \boldsymbol{\beta_t}$, 若 $\boldsymbol{\beta}_i$ 均可由 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_s}$ 线性表出, 则 $r(\boldsymbol{\beta_1}, \boldsymbol{\beta_2}, ..., \boldsymbol{\beta_t}) \leq r(\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_s})$

   可以这么理解: 秩其实就是一种多样性, 多样的数据的集合肯定能够表示单一的数据的集合, 即如果秩越大, 则这些数据的多样性就越大. 所以 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_s}$ 的秩一定大.

3.2　习题

第四章　线性方程组

4.1　基础知识

4.1.1　齐次线性方程组

设有一齐次线性方程组:

$$\begin{cases} x_1a_{11} + x_2a_{12} + ... + x_ma_{1m} = 0 \\ x_1a_{21} + x_2a_{22} + ... + x_ma_{2m} = 0 \\ \cdots \\ x_1a_{n1} + x_2a_{n2} + ... + x_ma_{nm} = 0 \end{cases}$$

其矩阵形式为:

$$\boldsymbol{Ax} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

有解的条件

由上矩阵可以得到, 未知数的个数为 m, 方程的个数为 n.

1. 若 $m > n$, 则必有非零解

2. 若 $m = n$, 用秩判断:

   (a) 若 $r(\boldsymbol{A}) = m$(向量组线性无关, $|\boldsymbol{A}| \neq 0$), 则仅有零解
   说明: 由于行秩 = 列秩, 所以列秩为 m, 说明独立方程组个数为 m.

   (b) 若 $r(\boldsymbol{A}) = r < m$(向量组线性相关, $|\boldsymbol{A}| = 0$), 则必有非零解, 且有 $m - r$ 个线性无关解

说明: 由于行秩 = 列秩, 所以列秩为 r, 说明独立方程组个数为 r.

3. 若 $m < n$,

解的性质

若 $\boldsymbol{A}\boldsymbol{\xi_1} = \mathbf{0}$, $\boldsymbol{A}\boldsymbol{\xi_2} = \mathbf{0}$, 则 $k_1\boldsymbol{\xi_1} + k_2\boldsymbol{\xi_2} = 0$, 其中 k_1, k_2 为任意常数.

基础解系和解的结构

1. 基础解系

   设 $\boldsymbol{\xi_1}, \boldsymbol{\xi_2}, ..., \boldsymbol{\xi_{m-r}}$ 满足:

   (a) 是方程组 $\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = \mathbf{0}$ 的解

   (b) 线性无关

   (c) 方程组 $\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = \mathbf{0}$ 的任一解均可由 $\boldsymbol{\xi_1}, \boldsymbol{\xi_2}, ..., \boldsymbol{\xi_{m-r}}$ 线性表出, 则称 $\boldsymbol{\xi_1}, \boldsymbol{\xi_2}, ..., \boldsymbol{\xi_{m-r}}$ 是方程组 $\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = \mathbf{0}$ 的基础解系

2. 通解

   设 $\boldsymbol{\xi_1}, \boldsymbol{\xi_2}, ..., \boldsymbol{\xi_{m-r}}$ 是方程 $\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = \mathbf{0}$ 的基础解系, 则 $k_1\boldsymbol{\xi_1} + k_2\boldsymbol{\xi_2} + ... + k_{m-r}\boldsymbol{\xi_{m-r}}$ 是其通解.

求解方法

1. $\boldsymbol{A} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \boldsymbol{B}$, 其中 $\boldsymbol{B}$ 为行阶梯形矩阵, $r(\boldsymbol{A}) = r$

   高斯消元法:

   ① 保证最靠左的非全 0 列的最上方为非 0 元素, 如果不是, 通过 "互换" 初等行变换使最靠左非全 0 列的最上方为非 0 元素

   ② 通过 "倍加" 初等行变换使这个非 0 元素所在列的下方元素全为 0

   ③ 遮住矩阵的最上面一行不看, 将其余行看作一个新矩阵, 重复①②, 直至矩阵化为阶梯形

   高斯-若当消元法:

   ① 由高斯消元法得到阶梯形矩阵

   ② 对于每一个非全 0 行, 通过 "倍乘" 初等行变换使得这一行的非 0 首位为 1

   ③ 对于每一个非全 0 行, 通过 "倍加" 初等行变换使得这一行的非 0 首项所在列的上方元素全为 0, 直至得到简化行阶梯型矩阵

2. 按列找出一个秩为 r 的子矩阵, 剩余列位置对应的未知数设为自由变量

3. 算出共有 $m-r$ 个线性无关解, 求出 $\boldsymbol{\xi_1}, \boldsymbol{\xi_2}, ..., \boldsymbol{\xi_{m-r}}$, 写出通解

4.1.2 非齐次线性方程组

设有一非齐次线性方程组:

$$\begin{cases} x_1a_{11} + x_2a_{12} + ... + x_ma_{1m} = b_1 \\ x_1a_{21} + x_2a_{22} + ... + x_ma_{2m} = b_2 \\ \cdots \\ x_1a_{n1} + x_2a_{n2} + ... + x_ma_{nm} = b_n \end{cases}$$

其矩阵形式为:

$$\boldsymbol{Ax} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

特殊的有矩阵 $\boldsymbol{A}$ 的增广矩阵:

$$[\boldsymbol{A}, \boldsymbol{b}] = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} & b_n \end{bmatrix}$$

有解的条件

1. 若 $r(\boldsymbol{A}) \neq r([\boldsymbol{A}, \boldsymbol{b}])$($\boldsymbol{b}$ 不能由 $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性表出), 方程组无解

   实际上, $r([\boldsymbol{A}, \boldsymbol{b}]) = r(\boldsymbol{A}) + 1$.

2. 若 $r(\boldsymbol{A}) = r([\boldsymbol{A}, \boldsymbol{b}]) = m$($\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}$ 线性无关, $\boldsymbol{\alpha_1}, \boldsymbol{\alpha_2}, ..., \boldsymbol{\alpha_m}, \boldsymbol{b}$ 线性相关), 方程组有唯一解[3]

3. 若 $r(\boldsymbol{A}) = r([\boldsymbol{A}, \boldsymbol{b}]) = r < m$, 方程组有无穷多解

解的性质

设 $\boldsymbol{\eta_1}, \boldsymbol{\eta_2}, \boldsymbol{\eta}$ 是非齐次线性方程组 $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{b}$ 的解, $\boldsymbol{\xi}$ 是对应齐次线性方程组 $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{0}$ 的解, 则:

1. $\boldsymbol{\eta_1} - \boldsymbol{\eta_2}$ 是 $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{0}$ 的解
2. $k\boldsymbol{\xi} + \boldsymbol{\eta}$ 是 $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{b}$ 的解

求解方法

1. 写出 $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{b}$ 的导出方程组 $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{0}$, 并求出其通解 $k_1\boldsymbol{\xi_1} + k_2\boldsymbol{\xi_2} + ... + k_{m-r}\boldsymbol{\xi_{m-r}}$
2. 求出 $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{b}$ 的一个特解 $\boldsymbol{\eta}$
3. $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{b}$ 的通解为 $k_1\boldsymbol{\xi_1} + k_2\boldsymbol{\xi_2} + ... + k_{m-r}\boldsymbol{\xi_{m-r}} + \boldsymbol{\eta}$

第五章　特征值和特征向量

5.1　基础知识

5.1.1　特征值和特征向量

定义

设 $\boldsymbol{A}$ 为 n 阶矩阵, λ 是一个数, 若存在一个非零的 n 维向量 $\boldsymbol{\xi}$, 使得 $\boldsymbol{A\xi} = \lambda\boldsymbol{\xi}$, 则称 $\boldsymbol{\xi}$ 为 $\boldsymbol{A}$ 的特征向量, λ 为 $\boldsymbol{A}$ 的特征值.

上式可以化简成 $|\lambda\boldsymbol{E} - \boldsymbol{A}| = \boldsymbol{0}$, $|\lambda\boldsymbol{E} - \boldsymbol{A}|$ 被称为特征多项式, $\lambda\boldsymbol{E} - \boldsymbol{A}$ 称为特征矩阵.

推导: 由于 $(\lambda\boldsymbol{E} - \boldsymbol{A})\boldsymbol{\xi} = \boldsymbol{0}$, 且 $\boldsymbol{\xi} \neq \boldsymbol{0}$, 说明方程 $(\lambda\boldsymbol{E} - \boldsymbol{A})\boldsymbol{\xi} = \boldsymbol{0}$ 有非零解 (构成特征矩阵的向量线性相关), 即 $|\lambda\boldsymbol{E} - \boldsymbol{A}| = 0$.

性质

1. 特征值的性质
   (a) 特征值的个数为 n (包括重根)
   (b) $\sum_{i=1}^{n} \lambda_i = \sum_{i=1}^{n} a_{ii} = tr(\boldsymbol{A})$
   (c) $\prod_{i=1}^{n} \lambda_i = |\boldsymbol{A}|$
2. 特征向量的性质
   (a) 线性无关的特征向量的数量 $\leq n$
   (b) 每个不同的特征值至少有一个特征向量
   (c) k 重特征值 λ 至多只有 k 个线性无关的特征向量
   (d) 若 $\boldsymbol{\xi_1}$, $\boldsymbol{\xi_2}$ 是 $\boldsymbol{A}$ 的属于不同特征值的特征的特征向量, 则 $\boldsymbol{\xi_1}, \boldsymbol{\xi_2}$ 线性无关
   (e) 若 $\boldsymbol{\xi_1}, \boldsymbol{\xi_2}$ 是 $\boldsymbol{A}$ 的属于同一特征值 λ 的特征向量, 则 $k_1\boldsymbol{\xi_1} + k_1\boldsymbol{\xi_2}$ 仍然是 $\boldsymbol{A}$ 的属于特征值 λ 的特征向量

5.1.2　矩阵的相似

定义

设 $\boldsymbol{A}$ 和 $\boldsymbol{B}$ 为两个 n 阶方阵, 若存在 n 阶可逆矩阵 $\boldsymbol{P}$, 使得 $\boldsymbol{P}^{-1}\boldsymbol{AP}=\boldsymbol{B}$ 成立, 则称 $\boldsymbol{A}$ 相似于 $\boldsymbol{B}$, 记成 $\boldsymbol{A}\sim\boldsymbol{B}$.

性质

1. - 反身性: $\boldsymbol{A}\sim\boldsymbol{A}$
   - 对称性: $\boldsymbol{A}\sim\boldsymbol{B}\Rightarrow\boldsymbol{B}\sim\boldsymbol{A}$
   - 传递性: $\boldsymbol{A}\sim\boldsymbol{B},\boldsymbol{B}\sim\boldsymbol{C}\Rightarrow\boldsymbol{A}\sim\boldsymbol{C}$
2. 若 $\boldsymbol{A}\sim\boldsymbol{B}$, 则有
   - $r(\boldsymbol{A})=r(\boldsymbol{B})$
   - $|\boldsymbol{A}|=|\boldsymbol{B}|$
   - $\boldsymbol{A},\boldsymbol{B}$ 具有相同的特征值
   - $\boldsymbol{A},\boldsymbol{B}$ 特征多项式的值相同
3. 若 $\boldsymbol{A}\sim\boldsymbol{B}$, 则有
   - $f(\boldsymbol{A})\sim f(\boldsymbol{B})$
   - $\boldsymbol{A}^T\sim\boldsymbol{B}^T$
   - $\boldsymbol{A}$ 可逆, $\boldsymbol{A}^*\sim\boldsymbol{B}^*$
   - $\boldsymbol{A}$ 可逆, $\boldsymbol{A}^{-1}\sim\boldsymbol{B}^{-1}$

5.1.3　矩阵的相似对角化

定义

设 n 阶矩阵 $\boldsymbol{A}$, 存在 n 阶可逆矩阵 $\boldsymbol{P}$, 使得 $\boldsymbol{P}^{-1}\boldsymbol{AP}=\boldsymbol{\Lambda}$, 则 $\boldsymbol{A}\sim\boldsymbol{\Lambda}$, $\boldsymbol{\Lambda}$ 是 $\boldsymbol{A}$ 的相似标准形.

$$\boldsymbol{P}=\left[\boldsymbol{\xi_1},\boldsymbol{\xi_2},...\boldsymbol{\xi_n}\right],\boldsymbol{\Lambda}=\begin{bmatrix}\lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n\end{bmatrix}$$

条件

如果说 $\boldsymbol{A}$ 可以相似对角化, 即 $\boldsymbol{P}^{-1}\boldsymbol{A}\boldsymbol{P}=\boldsymbol{\Lambda}$, 其中 $\boldsymbol{P}$ 可逆, 我们可以将等式两边左乘 $\boldsymbol{P}$, 得到:

$$\boldsymbol{A}_{n\times n}[\boldsymbol{\xi_1},\boldsymbol{\xi_2},...,\boldsymbol{\xi_n}]_{n\times n}=[\boldsymbol{\xi_1},\boldsymbol{\xi_2},...,\boldsymbol{\xi_n}]_{n\times n}\begin{bmatrix}\lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n\end{bmatrix}_{n\times n}$$

即:

$$[\boldsymbol{A}\boldsymbol{\xi_1},\boldsymbol{A}\boldsymbol{\xi_2},...,\boldsymbol{A}\boldsymbol{\xi_n}]=[\lambda_1\boldsymbol{\xi_1},\lambda_2\boldsymbol{\xi_2},...,\lambda_n\boldsymbol{\xi_n}]$$

也即:

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{\xi_i}=\lambda_i\boldsymbol{\xi_i},i=1,2,...,n$$

1. n 阶矩阵 $\boldsymbol{A}$ 可以相似对角化 $\Leftrightarrow$ $\boldsymbol{A}$ 有 n 个线性无关的特征向量 ($|\boldsymbol{P}|\neq 0$)

   解释: 由于 $\boldsymbol{P}$ 可逆, 故 $\boldsymbol{\xi_1},\boldsymbol{\xi_2},...,\boldsymbol{\xi_n}$ 线性无关, 且上述过程可逆

2. n 阶矩阵 $\boldsymbol{A}$ 可以相似对角化 $\Leftrightarrow$ n 重特征值对应的解空间是 n 维 ($\boldsymbol{A}$ 对应于每个 k_i 重特征值都有 k_i 个线性无关的特征向量)

   解释: k_i 重特征值至多有 k_i 个线性无关的特征向量

3. n 阶矩阵 $\boldsymbol{A}$ 有 n 个不同特征值 $\Rightarrow$ $\boldsymbol{A}$ 可以相似对角化

   解释: 每个特征值至少有一个特征向量

4. n 阶矩阵 $\boldsymbol{A}$ 为实对称矩阵 $\Rightarrow$ $\boldsymbol{A}$ 可以相似对角化

上述总共两个充要条件, 两个充分条件.

总结: 一个萝卜一个坑, 八重萝卜八个坑. 一个特征值一个特征向量, 八重特征值八个线性无关的特征向量.

5.1.4 实对称矩阵

定义

若 $\boldsymbol{A}^T=\boldsymbol{A}$, 则 $\boldsymbol{A}$ 为是对称矩阵, 如果在此基础上 $\boldsymbol{A}$ 的元素都是实数, 则 $\boldsymbol{A}$ 是实对称矩阵.

性质

1. 实对称矩阵 $\boldsymbol{A}$ 的属于不同特征值的特征向量相互正交
2. 实对称矩阵 $\boldsymbol{A}$ 必相似于对角矩阵, 必有可逆矩阵 $\boldsymbol{P}=[\boldsymbol{\xi_1},\boldsymbol{\xi_2},...,\boldsymbol{\xi_n}]$, 使得 $\boldsymbol{P}^{-1}\boldsymbol{AP}=\boldsymbol{\Lambda}$. 且存在正交矩阵 $\boldsymbol{Q}$, 使得 $\boldsymbol{Q}^{-1}\boldsymbol{AQ}=\boldsymbol{Q}^T\boldsymbol{AQ}=\boldsymbol{\Lambda}$

$$\boldsymbol{P}=[\boldsymbol{\xi_1},\boldsymbol{\xi_2},...\boldsymbol{\xi_n}],\boldsymbol{\Lambda}=\begin{bmatrix}\lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n\end{bmatrix}$$

5.2　习题

5.2.1　特征值和特征向量

求具体型矩阵的特征值和特征向量

1. 用特征方程 $|\lambda\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A}|=0$ 求出 λ, 可以使用试根法对 λ 的高次方程进行求解
2. 用求得的 λ 解齐次线性方程组 $(\lambda\boldsymbol{E}-\boldsymbol{A})\boldsymbol{\xi}=\boldsymbol{0}$, 求出特征向量

求解抽象型矩阵的特征值和特征向量

矩阵	$\boldsymbol{A}$	$k\boldsymbol{A}$	$\boldsymbol{A}^k$	$f(\boldsymbol{A})$	$\boldsymbol{A}^{-1}$	$\boldsymbol{A}^*$	$\boldsymbol{P}^{-1}\boldsymbol{AP}$
特征值	λ	$k\lambda$	λ^k	$f(\lambda)$	λ^{-1}	$\frac{\lvert\boldsymbol{A}\rvert}{\lambda}$	λ
特征向量	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{P}^{-1}\boldsymbol{\xi}$

$f(x)$ 为多项式, 若矩阵 $\boldsymbol{A}$ 满足 $f(\boldsymbol{A})=\boldsymbol{0}\Rightarrow f(\lambda)=0$.

5.2.2　实对称矩阵

求正交矩阵 Q

1. 求 $\boldsymbol{A}$ 的 λ 与 $\boldsymbol{\xi}$
2. $\boldsymbol{\xi_1},\boldsymbol{\xi_2},...,\boldsymbol{\xi_n}$ 施密特正交化, 单位化至 $\boldsymbol{\eta_1},\boldsymbol{\eta_2},...,\boldsymbol{\eta_n}$
3. 令 $Q=(\boldsymbol{\eta_1},\boldsymbol{\eta_2},...,\boldsymbol{\eta_n})$

不同的特征值 λ_i 对应的特征矩阵 $\boldsymbol{\xi_i}$ 之间是正交的.
施密特正交化:$\beta_1 = \alpha_1, \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2,\beta_1)}{(\beta_1,\beta_1)}\beta_1$.
单位化: $\eta_1 = \frac{\beta_1}{||\beta_1||}$.

总结

1. 普通矩阵 $\boldsymbol{A}$
   (a) $\lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow \xi_1, \xi_2$ 无关
   (b) $\lambda_1 = \lambda_2 \Rightarrow \xi_1, \xi_2$
      i. ξ_1, ξ_2 无关
      ii. ξ_1, ξ_2 相关
2. 实对称矩阵 $\boldsymbol{A}$
   (a) $\lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow \xi_1 \perp \xi_2 \quad \xi_1, \xi_2$ 无关
   (b) $\lambda_1 = \lambda_2 \Rightarrow$
      i. $\xi_1 \perp \xi_2 \quad \xi_1, \xi_2$ 无关
      ii. ξ_1 不垂直于 $\xi_2 \quad \xi_1, \xi_2$ 无关

第六章　二次型

6.1　基础知识

6.1.1　二次型

定义

n 元变量 $x_1, x_2, ..., x_n$ 的二次齐次多项式称为 n 元二次型, 简称二次型. 二次型有两种常见表达形式:

1. 代数形式

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

2. 矩阵形式

$$\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}, \boldsymbol{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

则二次型可以表示为:

$$f(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x}$$

必须强调的是, 这里的 $\boldsymbol{A}$ 是一个对称矩阵.

6.1.2 线性变换

对于 n 元二次型 $f(x_1, x_2, ..., x_n)$, 若令

$$\begin{cases} x_1 = c_{11}y_1 + c_{12}y_2 + \cdots + c_{1n}y_n, \\ x_2 = c_{21}y_1 + c_{22}y_2 + \cdots + c_{2n}y_n, \\ \cdots \\ x_n = c_{n1}y_1 + c_{n2}y_2 + \cdots + c_{nn}y_n, \end{cases}$$

记 $\boldsymbol{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \boldsymbol{C} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \dots & c_{nn} \end{bmatrix}, \boldsymbol{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$

则上式可以写为 $\boldsymbol{x} = \boldsymbol{C}\boldsymbol{y}$. 上式称为从 $y_1, y_2, ..., y_n$ 到 $x_1, x_2, ..., x_n$ 的线性变换. 如果 $\boldsymbol{C}$ 可逆, 则称为可逆线性变换.

如果 $f(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{x}^T\boldsymbol{A}\boldsymbol{x}$, 令 $\boldsymbol{x} = \boldsymbol{C}\boldsymbol{y}$, 则有 $f(\boldsymbol{x}) = (\boldsymbol{C}\boldsymbol{y})^T\boldsymbol{A}(\boldsymbol{C}\boldsymbol{y}) = \boldsymbol{y}^T(\boldsymbol{C}^T\boldsymbol{A}\boldsymbol{C})\boldsymbol{y}$.

记 $\boldsymbol{B} = \boldsymbol{C}^T\boldsymbol{A}\boldsymbol{C}$, 则有 $f(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{y}^T\boldsymbol{B}\boldsymbol{y} = g(\boldsymbol{y})$. 至此我们通过线性变换得到了一个新的二次型 $g(\boldsymbol{y}) = \boldsymbol{y}^T\boldsymbol{B}\boldsymbol{y}$.

6.1.3 矩阵合同

定义

设 $\boldsymbol{A}, \boldsymbol{B}$ 为 n 阶矩阵, 若存在可逆矩阵 $\boldsymbol{C}$, 使得:

$$\boldsymbol{C}^T\boldsymbol{A}\boldsymbol{C} = \boldsymbol{B}$$

则称 $\boldsymbol{A}$ 和 $\boldsymbol{B}$ 合同, 记作 $\boldsymbol{A} \simeq \boldsymbol{B}$. 此时称 $f(\boldsymbol{x})$ 与 $g(\boldsymbol{x})$ 为合同二次型.

所谓合同, 就是指同一个二次型在可逆线性变换下的两个不同状态的联系.

性质

1. 反身性: $\boldsymbol{A} \simeq \boldsymbol{A}$
2. 对称性: $\boldsymbol{A} \simeq \boldsymbol{B} \Rightarrow \boldsymbol{B} \simeq \boldsymbol{A}$
3. 传递性: $\boldsymbol{A} \simeq \boldsymbol{B}, \boldsymbol{B} \simeq \boldsymbol{C} \Rightarrow \boldsymbol{A} \simeq \boldsymbol{C}$
4. 秩相等: 若 $\boldsymbol{A} \simeq \boldsymbol{B}$, 则 $r(\boldsymbol{A}) = r(\boldsymbol{B})$ (可逆线性变化不改变二次型的秩)

5. 和对称矩阵合同的矩阵一定是对称矩阵

6.1.4 标准形/规范形

定义

若二次型中只含有平方项, 没有交叉项, 形如

$$d_1x_1^2 + d_2x_2^2 + ... + d_nx_n^2$$

的二次型称为标准形 (合同标准形).

若标准形中, 系数 d_i 仅为 $1, -1, 0$ 的二次型称为规范形.

求法

我们的目标是使得 $\boldsymbol{B}$ 矩阵是一个对角矩阵, 即只有主对角线有元素, 才可以得到标准型. 有两种方法:

1. 任何二次型可以通过配方法 (作可逆线性变换) 化为标准形和规范形, 它求得的对角矩阵 (标准形) 形式如下 (不一定是特征值 λ):

$$\boldsymbol{\Lambda} = \begin{bmatrix} d_1 & & & \\ & d_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & d_n \end{bmatrix}$$

此外, 它还可以转化成规范形:

$$\boldsymbol{\Lambda} = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & & \\ & & 1 & & & & & & \\ & & & -1 & & & & & \\ & & & & \ddots & & & & \\ & & & & & -1 & & & \\ & & & & & & 0 & & \\ & & & & & & & \ddots & \\ & & & & & & & & 0 \end{bmatrix}$$

2. 任何二次型可以通过正交变换化成标准形 (见6.2.1), 它求得的对角矩阵 (标准形) 形式如下 (特征值不一定是 $0, 1, -1$):

$$\boldsymbol{\Lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

6.1.5　惯性定理

定义

无论选取什么样的线性变换 (配方还是正交合同变换), 将二次型化为标准形或者规范形, 其正项系数个数 p, 负项个数 q 都是不变的, p 称为正惯性指数, q 称为负惯性指数.

性质

1. 若二次型的秩为 r, 则 $r = p + q$, 可逆线性变换不改变正/负惯性指数
2. 两个二次型 (或者实对称矩阵) 合同的条件是有相同的正/负惯性指数

6.1.6　正定二次型及其判别

定义

n 元二次型 $f(x_1, x_2, ..., x_n) = \boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x}$, 若对于任意的 $\boldsymbol{x} = [x_1, x_2, ..., x_n]^T \neq \boldsymbol{0}$ 均有二次型大于 0, 即 $\boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x} > 0$, 则称 f 为正定二次型, $\boldsymbol{A}$ 为正定矩阵.

条件

1. 充要条件:

$$\begin{aligned} n\text{元二次型正定} &\Leftrightarrow \text{对于任意}\boldsymbol{x} \neq \boldsymbol{0}, \text{有}\boldsymbol{x}^T \boldsymbol{A} \boldsymbol{x} > 0 \\ &\Leftrightarrow f\text{的正惯性指数}p = n(\text{所有的系数全正, 即对角线元素全正}) \\ &\Leftrightarrow \text{存在可逆矩阵}\boldsymbol{D}, \text{使}\boldsymbol{A} = \boldsymbol{D}^T \boldsymbol{D} \\ &\Leftrightarrow \boldsymbol{A} \simeq \boldsymbol{E} \\ &\Leftrightarrow \boldsymbol{A}\text{的特征值}\lambda_i > 0 (i = 1, 2, ..., n) \\ &\Leftrightarrow \boldsymbol{A}\text{的全部顺序主子式均大于 } 0(\text{左上角行列式}) \end{aligned}$$

顺序主子式:

设 $\boldsymbol{A} = (a_{ij})_{n\times n}$, 则:

$$|\boldsymbol{A}_k| = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \dots & a_{kk} \end{bmatrix}$$

称为 n 阶矩阵 $\boldsymbol{A}$ 的 k 阶顺序 (或左上角) 主子式, 当 k 取 $1, 2, ..., n$ 时, 就得到 $\boldsymbol{A}$ 的 n 个顺序主子式.

2. 必要条件:

   n元二次型正定 $\Leftarrow a_{ii} > 0 (i = 1, 2, ..., n)$

   $\Leftarrow |\boldsymbol{A}| > 0$

6.2 习题

6.2.1 标准形/规范形

用正交变换法化二次型为标准形

1. 写出二次型矩阵 $\boldsymbol{A}$
2. 求 $\boldsymbol{A}$ 的特征值 λ 和特征向量 $\boldsymbol{\xi}$
3. 将 $\boldsymbol{\xi_1}, ..., \boldsymbol{\xi_n}$ 通过正交化/单位化成正交矩阵 $\boldsymbol{Q} = (\boldsymbol{\eta_1}, ..., \boldsymbol{\eta_n})$
4. 令 $\boldsymbol{x} = \boldsymbol{Q}\boldsymbol{y} \Rightarrow f(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{x}^T\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = (\boldsymbol{Q}\boldsymbol{y})^T\boldsymbol{A}\boldsymbol{Q}\boldsymbol{y} = \boldsymbol{y}^T\boldsymbol{Q}^{-1}\boldsymbol{A}\boldsymbol{Q}\boldsymbol{y} = \boldsymbol{y}^T\boldsymbol{\lambda}\boldsymbol{y} \Rightarrow f(y_1, ..., y_n) = \lambda_1 y_1^2 + ... + \lambda_n y_n^2$

注意　正交变换只能化二次型为标准形, 不能化为规范形 (除非特征值都是 $0, 1, -1$)