

# 目 录

<b>专题一 行列式</b> .....	<b>2</b>
知识点 1 行列式的概念及其性质.....	2
知识点 2 行列式的展开.....	4
知识点 3 几种特殊行列式.....	5
知识点 4 计算抽象型行列式的常用公式.....	6
<b>专题二 矩阵及其运算</b> .....	<b>7</b>
知识点 5 矩阵的概念和基本运算.....	7
知识点 6 矩阵的逆.....	12
知识点 7 克拉默法则.....	13
知识点 8 分块矩阵.....	14
知识点 9 初等矩阵.....	15
知识点 10 矩阵的秩和矩阵等价.....	17
<b>专题三 线性相关性和向量空间</b> .....	<b>20</b>
知识点 11 向量的概念与运算.....	20
知识点 12 向量组的线性相关和线性表示.....	21
知识点 13 极大线性无关组.....	23
知识点 14 等价向量组.....	24
知识点 15 标准正交向量组.....	26
知识点 16 向量空间.....	26
<b>专题四 线性方程组的求解</b> .....	<b>28</b>
知识点 17 齐次线性方程组.....	28
知识点 18 非齐次线性方程组.....	30
知识点 19 方程组解的理论延伸.....	30
<b>专题五 相似矩阵及二次型</b> .....	<b>32</b>
知识点 20 特征值与特征向量.....	32
知识点 21 矩阵相似对角化.....	35
知识点 22 实对称矩阵的对角化.....	36
知识点 23 二次型.....	36
知识点 24 正定二次型和正定矩阵.....	38

## 专题一 行列式

### 知识点 1 行列式的概念及其性质

#### 1.排列的相关定义

(1)**排列**:将 $1, 2, \dots, n$ 这 $n$ 个元素排成一列,叫做这 $n$ 个元素的全排列,一般我们简称为排列。

(2)**奇排列和偶排列**:排列的逆序数为奇数时,称该排列为奇排列;排列的逆序数为偶数时,称该排列为偶排列。

#### 2.逆序和逆序数

(1) **逆序**:例如:排列 123 中不存在逆序,因为没有大数排在小数的前面;排列 132 有一个逆序: 3 和 2; 排列 321 有三个逆序 3 和 2、3 和 1 以及 2 和 1.

(2) **逆序数**:一个排列中逆序的数量称为这个排列的逆序数,一般我们用函数  $\tau(x)$  表示排列  $x$  的逆序数,则  $\tau(123) = 0, \tau(132) = 1, \tau(321) = 3$ .

#### 3.对换

在排列中,将任意两个元素交换位置,其它的元素不变的操作叫做排列的一次对换.

## 4.行列式的六大性质

设  $n$  阶矩阵,  $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$ , 则  $A$  的转置

$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$ , 我们也可用  $n$  个  $n$  维列向量表示矩阵  $A$ , 即

$A = [a_1, a_2, \cdots, a_n]$ . 另外, 我们以后用符号  $r_i$  表示行列式 (或矩阵) 的第  $i$  行,  $c_j$  表示行列式 (或矩阵) 的第  $j$  列.

(1) 行列式和它的转置行列式相等, 即  $|A| = |A^T|$ .

(2) 互换行列式的两列 (或两行), 行列式变号, 即

$$|a_1 \cdots a_i \cdots a_j \cdots a_n| = -|a_1 \cdots a_j \cdots a_i \cdots a_n|.$$

推论: 如果一个行列式有两行或者两列完全相同, 那么这个行列式一定为  $0$ .

(3) 行列式中某一列 (或某一行) 中所有元素都乘以同一个常数  $k$ , 等于用该常数  $k$  乘以这个行列式, 即

$$|a_1 \cdots ka_i \cdots a_n| = k|a_1 \cdots a_i \cdots a_n|.$$

(4) 行列式中若有两列 (或两行) 对应元素成比例, 则这个行列式为  $0$ , 即

$$|a_1 \cdots ka_i \cdots a_j \cdots a_n| = 0.$$

(5) 如果行列式  $D$  的某一列 (或某一行) 的元素都是两个数的和, 则  $D$  等于拆分后的两个行列式的和, 即

$$|a_1 \cdots a_p + a_q \cdots a_n| = |a_1 \cdots a_p \cdots a_n| + |a_1 \cdots a_q \cdots a_n|.$$

(6) 行列式的某一列 (或某一行) 的各元素乘以同一个数, 然后加到另一行 (列) 对应的元素上去, 行列式不变。

## 知识点 2 行列式的展开

### 1. 余子式

在  $n$  阶行列式中, 去掉元素  $a_{ij}$  所在的第  $i$  行, 第  $j$  列元素, 由剩下的元素按原来的位置与顺序组成的  $n-1$  阶行列式称为元素  $a_{ij}$  的余子式, 记成  $M_{ij}$ , 即

$$M_{ij} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i-1,1} & \cdots & a_{i-1,j-1} & a_{i-1,j+1} & \cdots & a_{i-1,n} \\ a_{i+1,1} & \cdots & a_{i+1,j-1} & a_{i+1,j+1} & \cdots & a_{i+1,n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

### 2. 代数余子式

余子式  $M_{ij}$  乘  $(-1)^{i+j}$  后称为  $a_{ij}$  的代数余子式, 记为  $A_{ij}$ ,

即  $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$ , 显然也有  $M_{ij} = (-1)^{i+j} A_{ij}$ .

### 3. 行列式按某一行 (或某一列) 展开

行列式的值等于行列式的某行 (列) 元素分别乘其相应的代数余子式后再求和, 即:

$$|A| = \begin{cases} a_{i1} A_{i1} + a_{i2} A_{i2} + \cdots + a_{in} A_{in} = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij} (i=1, 2, \cdots, n), \\ a_{1j} A_{1j} + a_{2j} A_{2j} + \cdots + a_{nj} A_{nj} = \sum_{i=1}^n a_{ij} A_{ij} (j=1, 2, \cdots, n). \end{cases}$$

但行列式的某行 (列) 元素分别乘另一行 (列) 元素的代数余子式后再求和, 结果为零, 即

$$\text{当 } p \neq q \text{ 时, } \sum_{j=1}^n a_{pj} A_{qj} = a_{p1} A_{q1} + a_{p2} A_{q2} + \cdots + a_{pn} A_{qn} = 0$$

$$\text{当 } p \neq q \text{ 时, } \sum_{i=1}^n a_{ip} A_{iq} = a_{1p} A_{1q} + a_{2p} A_{2q} + \cdots + a_{np} A_{nq} = 0$$

### 知识点 3 几种特殊行列式

#### 1. 上(下)三角形行列式

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

#### 2. 副对角线行列式

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

#### 3. 两个特殊的拉普拉斯展开式

$$\begin{vmatrix} A_{m \times m} & O \\ O & B_{n \times n} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & C \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & O \\ C & B \end{vmatrix} = |A| |B|, \\ \begin{vmatrix} O & A_{n \times n} \\ B_{m \times m} & O \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} C & A \\ B & O \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} O & A \\ B & C \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A| |B|.$$

#### 4. 范德蒙行列式

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

(可用数学归纳法证明, 注意: 有时会考察这个行列式的转置形式)

## 5. 行和或列和相等的行列式

$$\begin{vmatrix} a & b & b & \cdots & b \\ b & a & b & \cdots & b \\ b & b & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ b & b & b & \cdots & a \end{vmatrix}_{n \times n} = [a + (n-1)b](a-b)^{n-1}.$$

(将第二列起的每一列都加到第一列后提取公共项, 见例 3-1)

## 6. 爪型行列式

当  $a_i \neq 0 (i=1, 2, \dots, n)$  时

$$D_{n+1} = \begin{vmatrix} a_0 & b_1 & b_2 & \cdots & b_n \\ c_1 & a_1 & & & \\ c_2 & & a_2 & & \\ \vdots & & & \ddots & \\ c_n & & & & a_n \end{vmatrix} = \left( a_0 - \sum_{i=1}^n \frac{b_i c_i}{a_i} \right) \times a_1 a_2 \cdots a_n \quad (n \geq 1)$$

### 知识点 4 计算抽象型行列式的常用公式

设  $A, B$  为  $n$  阶方阵, 则

(1)  $|A^T| = |A|$

(2)  $|\lambda A| = \lambda^n |A|$

(3)  $|AB| = |BA| = |A||B|, |A^k| = |A|^k$

(4)  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  (若  $A$  可逆)

(5)  $|A^*| = |A|^{n-1}$

(6)  $|A| = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$ , 其中  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  是  $A$  的  $n$  个特征值

(7) 若  $A$  和  $B$  相似, 则  $|A| = |B|$

## 专题二 矩阵及其运算

### 知识点 5 矩阵的概念和基本运算

#### 1. 矩阵

由  $m \times n$  个元素组成的  $m$  行  $n$  列的数表 
$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$
 称

为一个  $m \times n$  阶矩阵, 记为  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ , 当  $m = n$  时, 我们称矩阵  $A$  为  $n$  阶方阵 (或  $n$  阶矩阵)。当矩阵  $A$  中所有的元素都为零时, 我们称为零矩阵, 记为  $A = 0$  (一般用粗体表示零矩阵)。

#### 2. 同型矩阵及矩阵相等

当矩阵  $A, B$  的行数和列数都相同时, 我们称矩阵  $A, B$  为同型矩阵, 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m \times n}$ , 当  $a_{ij} = b_{ij}$  ( $i=1, 2, \dots, m$ ;  $j=1, 2, \dots, n$ ) 我们称矩阵  $A, B$  相等, 记为  $A = B$ 。

#### 3. 特殊矩阵

(1) **转置矩阵**: 设  $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$  称  $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$  为

矩阵  $A$  的转置矩阵, 记为  $A^T$ 。

(2) **单位矩阵**: 称  $E = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$  为单位矩阵. (部分教材用  $I$

表示单位矩阵, 且单位矩阵一定为方阵)

(3) **对称矩阵与反对称矩阵**: 若  $A$  为  $n$  阶方阵, 且满足  $A^T = A$ , 即  $a_{ij} = a_{ji} (1, 2, \cdots, n)$ , 则称  $A$  为对称矩阵; 若  $A^T = -A$ , 即  $a_{ij} = -a_{ji} (i, j = 1, 2, \cdots, n)$ , 则称矩阵  $A$  为反对称矩阵.

(反对称矩阵主对角线元素为 0)

(4) **正交矩阵**: 设  $A$  为  $n$  阶方阵, 且满足  $AA^T = A^T A = E$ , 则称矩阵  $A$  为正交矩阵.

(5) **幂等矩阵**: 若  $A$  为  $n$  阶方阵, 且满足  $A^2 = A$ , 则称矩阵  $A$  为幂等矩阵.

(6) **伴随矩阵**:

设  $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$  为  $n$  阶矩阵,  $A_{ij}$  为  $A$  的代数余子式

记  $A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}$ , 称  $A^*$  为矩阵  $A$  的伴随矩阵.

**伴随矩阵的性质:**

(1)  $AA^* = A^*A = |A|E$

(2)  $(kA)^* = k^{n-1}A^* (n \geq 2)$

(3)  $(AB)^* = B^*A^*$

(4)  $|A^*| = |A|^{n-1} (n \geq 2)$

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

(6)  $(A^*)^T = (A^T)^*$

(7)  $(A^*)^* = |A|^{n-2}A (n \geq 3)$

**4. 基本运算****(1) 矩阵的加减法**

$$\text{设 } A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \cdots & b_{mn} \end{bmatrix},$$

$$\text{则 } A \pm B = \begin{bmatrix} a_{11} \pm b_{11} & a_{12} \pm b_{12} & \cdots & a_{1n} \pm b_{1n} \\ a_{21} \pm b_{21} & a_{22} \pm b_{22} & \cdots & a_{2n} \pm b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} \pm b_{m1} & a_{m2} \pm b_{m2} & \cdots & a_{mn} \pm b_{mn} \end{bmatrix}$$

显然，只有两个矩阵同型时才能相加减。

**(2) 矩阵的乘法****(i) 数与矩阵的乘法**

$$\text{设 } A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \text{ 则 } kA = \begin{bmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \cdots & ka_{1n} \\ ka_{21} & ka_{22} & \cdots & ka_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ ka_{m1} & ka_{m2} & \cdots & ka_{mn} \end{bmatrix}$$

(ii) 矩阵与矩阵的乘法

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{ns} \end{bmatrix}, \quad \text{则 } AB = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \cdots & c_{ms} \end{bmatrix}$$

其中,  $c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{nj} (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, s)$

显然, 两个矩阵的乘法必须满足左边矩阵的列数与右边矩阵的行数相等. 若  $A, B$  均为  $n$  阶方阵, 且满足  $AB = BA$ , 则称  $A$  和  $B$  可交换, 显然单位矩阵和任意同阶方阵可交换.

(3) 矩阵的运算法则

$$A + B = B + A$$

$$(A + B) + C = A + (B + C)$$

$$(AB)C = A(BC)$$

$$(k + l)A = kA + lA$$

$$k(A + B) = kA + kB$$

$$A(B + C) = AB + AC$$

(4) 转置矩阵的性质

$$(A^T)^T = A$$

$$(kA)^T = kA^T$$

$$(A \pm B)^T = A^T \pm B^T$$

$$(AB)^T = B^T A^T$$

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

$$(A^T)^* = (A^*)^T$$

$$\text{注: } (ABC)^T = C^T(AB)^T = C^T B^T A^T,$$

$$\text{一直可递推到 } n \text{ 个矩阵相乘: } (A_1 A_2 \cdots A_n)^T = A_n^T A_{n-1}^T \cdots A_1^T.$$

### (5) 方阵的多项式

设  $A$  为  $n$  阶方阵, 我们定义  $A^0 = E, A^m = \overbrace{AA \cdots A}^{m \uparrow A}$ ,

$$\text{所以 } A^k A^l = A^{k+l}, (A^k)^l = A^{kl}$$

设  $x$  的  $m$  次多项式  $f(x) = a_m x^m + a_{m-1} x^{m-1} + \cdots + a_1 x + a_0$ ,

则  $n$  阶方阵  $A$  的  $m$  次多项式我们定义为:

$$f(A) = a_m A^m + a_{m-1} A^{m-1} + \cdots + a_1 A + a_0 E. \quad (a_m \neq 0)$$

(注意:  $a_0 E$  的  $E$  千万别漏掉)

### (6) 方阵的行列式

由  $n$  阶方阵  $A$  的元素所构成的行列式叫做方阵  $A$  的行列式, 记为  $|A|$  或  $\det(A)$ .

有以下三个性质需要掌握:

$$(1) |A| = |A^T|$$

$$(2) |kA| = k^n |A|$$

$$(3) |A_{n \times n} B_{n \times n}| = |A| |B|$$

## 知识点 6 矩阵的逆

### 1. 逆矩阵的定义

设  $A$  是  $n$  阶矩阵, 若存在  $n$  阶矩阵  $B$ , 使得  $AB = E$  (或  $BA = E$ ), 则称矩阵  $A$  为可逆矩阵或非奇异矩阵, 且矩阵  $B$  称为矩阵  $A$  的逆矩阵, 记为  $B = A^{-1}$ . (定理: 矩阵若存在逆矩阵, 则其逆矩阵是唯一的.)

### 2. 可逆及不可逆的充分必要条件

(1)  $n$  阶矩阵可逆  $\Leftrightarrow |A| \neq 0$

$$\Leftrightarrow AB = E \text{ (或 } BA = E)$$

$$\Leftrightarrow r(A) = n$$

$$\Leftrightarrow A^* \text{ 可逆}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 可以表示为初等矩阵的乘积}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 与 } E \text{ 等价}$$

$$\Leftrightarrow Ax = 0 \text{ 只有零解}$$

$$\Leftrightarrow \forall b, \text{非齐次方程组 } Ax = b \text{ 有唯一解}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 的列(行)向量组线性无关}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 的特征值都不为零}$$

(2)  $n$  阶矩阵  $A$  不可逆  $\Leftrightarrow |A| = 0$

$$\Leftrightarrow r(A) < n$$

$$\Leftrightarrow Ax = 0 \text{ 有非零解}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 的列(行)向量组线性相关}$$

$$\Leftrightarrow 0 \text{ 是 } A \text{ 的特征值}$$

### 3. 逆矩阵的性质

(1) 若  $A$  可逆, 则  $A^{-1}$  亦可逆, 且  $(A^{-1})^{-1} = A$

(2) 若  $A$  可逆, 则  $kA$  ( $k \neq 0$ ) 亦可逆, 且  $(kA)^{-1} = \frac{1}{k} A^{-1}$

(3) 若  $A, B$  可逆, 则  $AB$  亦可逆, 且  $(AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$

(4) 若  $A$  可逆, 则  $A^T$  亦可逆, 且  $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$

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

### 4. 求逆方法

(1) 定义法: 若  $AB = E$ , 则  $A^{-1} = B$

(2) 伴随矩阵法:  $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$

(3) 初等变换法:  $(A|E) \xrightarrow{\text{行变换}} (E|A^{-1})$

(4) 分块矩阵求逆法

$$\textcircled{1} \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & O \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}; \quad \textcircled{2} \begin{pmatrix} O & A \\ B & O \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} O & B^{-1} \\ A^{-1} & O \end{pmatrix};$$

$$\textcircled{3} \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}; \quad \textcircled{4} \begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & O \\ -B^{-1}CA^{-1} & B^{-1} \end{pmatrix}$$

### 知识点 7 克拉默法则

$$\text{如果线性方程组: } \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots\dots\dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases} \quad \text{----- (1)}$$



$$B \text{ 以列分块: } B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \cdots & b_{mn} \end{bmatrix} = [B_1, B_2, \cdots, B_n],$$

其中  $B_j = [b_{1j}, b_{2j}, \cdots, b_{mj}]^T$  是  $B$  的一个子矩阵。

## 2. 分块矩阵的基本运算 (以 $2 \times 2$ 型分块矩阵为例) .

$$(1) \text{ 加法 } \begin{bmatrix} A_1 & A_2 \\ A_3 & A_4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} B_1 & B_2 \\ B_3 & B_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_1 + B_1 & A_2 + B_2 \\ A_3 + B_3 & A_4 + B_4 \end{bmatrix}$$

$$(2) \text{ 数乘 } k \begin{bmatrix} A & B \\ D & C \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} kA & kB \\ kD & kC \end{bmatrix}$$

$$(3) \text{ 乘法 } \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X & Y \\ Z & W \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} AX + BZ & AY + BW \\ CX + DZ & CY + DW \end{bmatrix}$$

$$(4) \text{ 若 } A, B \text{ 分别为 } m, n \text{ 阶方阵, 则 } \begin{bmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{bmatrix}^n = \begin{bmatrix} A^n & 0 \\ 0 & B^n \end{bmatrix}$$

$$(5) \text{ 逆矩阵 } \begin{bmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} A^{-1} & 0 \\ 0 & B^{-1} \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & B^{-1} \\ A^{-1} & 0 \end{bmatrix}$$

$$(6) \text{ 转置 } \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} A^T & C^T \\ B^T & D^T \end{bmatrix}$$

## 知识点 9 初等矩阵

### 1. 初等变换

- (1) 一个非零常数乘以矩阵的某一行 (列);
- (2) 互换矩阵中两行 (列) 的位置;
- (3) 将某行 (列) 的  $k$  倍加到另一行 (列) .

以上三种变换称为矩阵的三种**初等行（列）变换**，且分别称为倍乘、互换、倍加初等行（列）变换。

## 2. 初等矩阵

由单位矩阵 $E$ 经过一次初等变换得到的矩阵称为初等矩阵，以3阶矩阵为例，它们分别是

$$(1) E_2(k) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & k & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, E \text{ 的第 2 行 (或第 2 列) 乘以 } k \text{ 倍, 称为}$$

**倍乘初等矩阵**;

$$(2) E_{12} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, E \text{ 的 1,2 行 (或 1,2 列) 互换, 称为}$$

**互换初等矩阵**;

$$(3) E_{13}(k) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ k & 0 & 1 \end{bmatrix}, E \text{ 的第一行的 } k \text{ 倍加到第 3 行(或第 3 列}$$

的 $k$ 倍加到第一列), 称为**倍加初等矩阵**。

## 3. 初等矩阵的性质

(1) 初等矩阵的转置仍是初等矩阵;

(2) 因 $|E_i(k)| = k \neq 0, |E_{ij}| = -1 \neq 0, |E_{ij}(k)| = 1 \neq 0$ , 故初等

矩阵都是可逆矩阵, 且 $[E_i(k)]^{-1} = E_i\left(\frac{1}{k}\right), E_{ij}^{-1} = E_{ij},$

$[E_{ij}(k)]^{-1} = E_{ij}(-k)$ , 其逆矩阵仍是初等矩阵;

(3) 若  $A$  是可逆矩阵, 则  $A$  可以表示成一系列初等矩阵的乘积, 即  $A = P_1 P_2 \cdots P_i$ , 其中  $P_1, P_2, \cdots, P_i$  都是初等矩阵;

(4) 对  $n$  阶矩阵  $A$  进行初等行变换, 相当于将矩阵  $A$  左乘相应的初等矩阵; 同理对  $n$  阶矩阵  $B$  进行初等列变换, 相当于将矩阵  $B$  右乘相应的初等矩阵.

#### 4. 矩阵等价

如果矩阵  $A$  经有限次初等变换变成矩阵  $B$ , 则称矩阵  $A$  与  $B$  等价.

$A$  与  $B$  等价  $\Leftrightarrow$  存在可逆阵  $P$  及  $Q$ , 使  $PAQ = B \Leftrightarrow A, B$  同型, 且  $r(A) = r(B)$ .

#### 5. 用初等变换求逆矩阵的方法

$$[A|E] \xrightarrow{\text{初等行变换}} [E|A^{-1}] \text{ 或者 } \begin{bmatrix} A \\ E \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{初等列变换}} \begin{bmatrix} E \\ A^{-1} \end{bmatrix}.$$

### 知识点 10 矩阵的秩和矩阵等价

#### 1. 矩阵的秩

设  $A$  是  $m \times n$  阶矩阵, 从矩阵  $A$  中任取  $r$  行和  $r$  列, 交叉点上的元素按照原有次序排列构成的  $r$  阶行列式, 称为矩阵  $A$  的  $r$  阶子式, 矩阵  $A$  共有  $C_m^r C_n^r$  个  $r$  阶子式, 若  $A$  至少有一个  $r$  阶子式不为零, 但所有  $r+1$  阶子式 (如果有) 皆为零, 称  $r$  为矩阵  $A$  的秩, 记为  $r(A) = r$ . (注: 部分教材用大写  $R$  表示秩, 即  $R(A) = r$ ; 此外一定要记住子式是行列式, 因此是一个常数, 秩也是一个常数)

## 2. 矩阵秩的求法

对矩阵进行初等行变换阶梯化后, 非零行数记为矩阵的秩. 如:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 & 1 \\ 2 & 3 & 0 & 4 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 2 & -2 \\ 0 & 1 & 2 & -2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 即 } r(A) = 2.$$

## 3. 矩阵秩的性质

**性质 1** 设  $A$  为  $m \times n$  矩阵, 则  $r(A) = r(A^T) = r(AA^T)$ .

**性质 2** 设  $A, B$  是同型矩阵, 则  $r(A \pm B) \leq r(A) + r(B)$ .

**性质 3** 设  $A, B$  分别为  $m \times n$  及  $n \times s$  矩阵,

$$\text{则 } r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}.$$

**性质 4** 设  $A, B$  分别为  $m \times n$  及  $n \times s$  矩阵, 那么

$$r(AB) \geq r(A) + r(B) - n.$$

特别地, 如果  $AB = \mathbf{0}$ , 那么  $r(A) + r(B) \leq n$ .

**性质 5** 设  $A$  时  $m \times n$  矩阵,  $P, Q$  分别为  $m$  及  $n$  阶可逆矩阵, 则

$$r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ).$$

**性质 6** 设  $A$  是  $n$  阶矩阵, 则  $r(A^*) = \begin{cases} n, r(A) = n, \\ 1, r(A) = n - 1, (n \geq 2). \\ 0, r(A) < n - 1. \end{cases}$

**性质 7** (1)  $r\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \leq r(A) + r(B)$ . (2)  $r\begin{pmatrix} A & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & B \end{pmatrix} = r(A) + r(B)$ .

#### 4. 矩阵等价的定义

设  $A, B$  是两个同型矩阵, 若  $A$  经过有限次初等变换化为  $B$ , 称矩阵  $A$  与矩阵  $B$  等价.

#### 5. 矩阵等价判别法

**定理 1** 设  $A, B$  为同型矩阵, 则  $A, B$  是等价矩阵的充分必要条件是  $r(A) = r(B)$ .

**定理 2** 设  $A, B$  为同型矩阵, 则  $A, B$  等价的充分必要条件是存在可逆矩阵  $P, Q$  使得  $PAQ = B$ .

## 专题三 线性相关性和向量空间

### 知识点 11 向量的概念与运算

#### 1. 向量的概念

由  $n$  个数构成的数组  $(a_1, a_2, \dots, a_n)^T$  或  $(a_1, a_2, \dots, a_n)$  称为  $n$  维列向量或  $n$  维行向量. 若无特殊说明, 一般我们所说的向量都是指列向量, 另外所有元素皆为零的向量称为**零向量**, 用符号  $\mathbf{0}$  表示.

**向量的模或长度:** 设  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$ , 称  $\sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$  为**向量的模或长度**, 记为  $|\alpha|$ . 显然, 零向量的模为 0; 另外, 如果向量的模为 1, 则我们称该向量为**单位向量**.

#### 2. 向量的三则运算

$$\text{记 } \alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T, \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$$

$$\text{则 } \alpha \pm \beta = (a_1 \pm b_1, a_2 \pm b_2, \dots, a_n \pm b_n)^T,$$

$$k\alpha = (ka_1, ka_2, \dots, ka_n)^T$$

**其运算满足以下性质:**

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

$$k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta, (k + l)\alpha = k\alpha + l\alpha$$

#### 3. 向量的内积

$a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n$  称为向量  $\alpha, \beta$  的**内积**, 记为  $(\alpha, \beta)$ , 若  $(\alpha, \beta) = 0$ , 称向量  $\alpha, \beta$  **正交**.

向量的内积满足如下性质:

- (1)  $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha) = \alpha^T \beta = \beta^T \alpha$ ;
- (2)  $(\alpha, \alpha) = |\alpha|^2$ , 因此  $(\alpha, \alpha) = 0$  的充要条件是  $\alpha = \mathbf{0}$ ;
- (3)  $(a, k_1\beta + k_2\beta + \cdots + k_n\beta_n) = k_1(a, \beta_1) + k_2(a, \beta_2) + \cdots + k_n(a, \beta_n)$ .

## 知识点 12 向量组的线性相关和线性表示

### 1. 线性相关的定义

设  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$  为一个向量组, 则称  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_s\alpha_s$  为向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$  的**线性组合**.

若存在一组不全为 0 的数  $x_1, x_2, \cdots, x_s$  使得  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_s\alpha_s = \mathbf{0}$ , 则称向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$  **线性相关**.

$\Leftrightarrow$  齐次方程组  $(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = \mathbf{0} (Ax = \mathbf{0})$  有非零解

$\Leftrightarrow r(A) < s$ .

若使  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_s\alpha_s = \mathbf{0}$  成立, 必须有  $x_1 = x_2 = \cdots = x_s = 0$ , 则称  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$  **线性无关**.

$\Leftrightarrow$  齐次方程组  $(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = \mathbf{0} (Ax = \mathbf{0})$  仅有零解

$\Leftrightarrow r(A) = s$ .

### 2. 判别线性相关性的方法

设有  $s$  个  $m$  维向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  构造矩阵  $A = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s]_{m \times s}$

①  $s = m$ , 判断行列式是否为 0 ,

$$\begin{cases} |A| = 0 \implies \text{线性相关 (此时 } r(A) < s) \\ |A| \neq 0 \implies \text{线性无关 (此时 } r(A) = s) \end{cases}$$

②  $s > m$ , 必定线性相关 (此时,  $r(A) \leq m < s$ )

③  $s < m$  时, 将矩阵  $A$  利用行初等变换化成行阶梯型  $B$ , 求  $B$  的秩

$$\begin{cases} r(B) < s \implies \text{线性相关} \\ r(B) = s \implies \text{线性无关} \end{cases}$$

### 3. 线性表示的定义

(1) 存在一组数  $x_1, x_2, \dots, x_s$ , 使得  $\beta = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_s\alpha_s$  成立, 称  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性表示.

$$\iff (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = \beta \iff (Ax = \beta) \text{ 有解} \iff r(A \mid \beta) = r(A)$$

(2) 不存在任何一组数  $x_1, x_2, \dots, x_s$ , 使得  $\beta = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_s\alpha_s$ , 则称  $\beta$  不可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性表示.

$$\iff (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = \beta \iff (Ax = \beta) \text{ 无解} \iff r(A \mid \beta) \neq r(A)$$

### 4. 线性表示的重要结论

① 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性无关, 但  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta$  线性相关, 则  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  唯一线性表示.

②若  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_t$  线性表示, 且  $s > t$ , 则  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  必定线性相关

③若  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_t$  线性表示, 且  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性无关, 则  $t \geq s$ .

## 5. 线性相关性结论

①部分相关  $\implies$  整体相关, 例如:  $\alpha_1, \alpha_2$  线性相关  $\implies \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性相关.

②整体无关  $\implies$  部分无关, 例如:  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性无关  $\implies \alpha_1, \alpha_2$  线性无关.

③原来相关  $\implies$  缩短相关, 例如:  $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$  和  $\begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix}$  线性相关, 则缩短后

$\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$  和  $\begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix}$  也线性相关.

④原来无关  $\implies$  延长无关, 例如:  $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$  和  $\begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}$  线性无关, 则无论  $a, b$

取何值,  $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ a \end{bmatrix}$  和  $\begin{bmatrix} 3 \\ 4 \\ b \end{bmatrix}$  都不可能线性相关.

## 知识点 13 极大线性无关组

### 1. 极大线性无关组的定义

若  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  满足: (1) 取自  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ , (2) 线性无关

(3)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  中任一个  $\alpha_i$  均可由其线性表示, 则称  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  的一个**极大线性无关组**.

对任意一个向量组而言,  $r$  是唯一的, 称为向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  的**秩**.

## 2. 求极大线性无关组的基本步骤

(1) 构造  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$

(2) 对  $A$  作出初等行变换, 化为行阶梯型矩阵  $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$ , 在每个台阶上任取一列, 即可得到极大线性无关组 (定理: 经过初等行变换, 不改变矩阵列向量的线性相关性)。

## 知识点 14 等价向量组

### 1. 等价向量组的定义

两个向量组: (1)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  (2)  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ .

若 (1) 中每个  $\alpha_i (i=1, 2, \dots, s)$  均可由 (2) 线性表示, 则称向量组 (1) 可由向量组 (2) 线性表示. 若 (1) 和 (2) 可相互线性表示, 则称向量组 (1) 和向量组 (2) 是等价的向量组, 记为  $(1) \cong (2)$

向量组 (1) 可由向量组 (2) 线性表示是指:  $\forall \alpha_i \in (1)$ ,

$$\alpha_i = [\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t] \begin{bmatrix} k_{1i} \\ k_{2i} \\ \vdots \\ k_{ti} \end{bmatrix} \quad (i=1, 2, \dots, s), \text{ 利用矩阵分块, 上述 } s \text{ 个式}$$

子可以表示为:  $[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] = [\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t] \begin{bmatrix} k_{11} & k_{12} & \cdots & k_{1s} \\ k_{21} & k_{22} & \cdots & k_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ k_{t1} & k_{t2} & \cdots & k_{ts} \end{bmatrix}$

因此: 向量组 (1) 可由 (2) 线性表示等价于存在  $t \times s$  矩阵  $K_{t \times s}$ , 使得  $[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] = [\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t] K$ .

当  $\alpha_i, \beta_j$  是  $R^n$  中的列向量时,  $[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] = [\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t] K$  可视为矩阵方程. 若向量组 (1)  $\cong$  (2), 那么必定存在矩阵  $K_{t \times s}$  和矩阵  $M_{s \times t}$ , 使得下面两式同时成立:

$$[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] = [\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t] K; \quad [\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t] = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] M.$$

## 2. 等价向量组的充要条件

若向量组 (1) 和 (2) 中向量的维数相同, 则它们等价的充要条件是三秩相等:  $r(1) = r(2) = r([1 | 2])$ .

此外, 如果向量组 (1) 可由 (2) 线性表示, 但是它们不等价的充要条件是:  $r(2) = r([1 | 2]) > r(1)$ .

## 3. 等价向量组的性质

- (a) **自反性:** 一个向量组与其自身等价.
- (b) **对称性:** 若向量组 (1) 和向量组 (2) 等价, 则向量组 (2) 也和向量组 (1) 等价.
- (c) **传递性:** 若向量组 (1) 和向量组 (2) 等价, 向量组 (2) 和向量组 (3) 等价, 则向量组 (1) 与向量组 (3) 等价.

## 知识点 15 标准正交向量组

### 1. 标准正交向量组的定义

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s \text{ 为标准正交向量组} \iff (\alpha_i, \alpha_j) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

(1) 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  只满足  $(\alpha_i, \alpha_j) = 0, i \neq j$ , 则它为正交的向量组.

(2) 不含零向量的正交向量组一定是线性无关组.

### 2. 施密特正交化

**施密特正交化方法**是从一组线性无关的向量中求出一组正交向量的方法.

设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  为欧氏空间  $R^n$  中的线性无关组, 取  $\beta_1 = \alpha_1$ .

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

$$\vdots$$

$$\beta_k = \alpha_k - \sum_{i=1}^{k-1} \frac{(\alpha_k, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} \beta_i, \quad k = 3, 4, \dots, m.$$

则  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$  为  $R^n$  中的正交向量组.

## 知识点 16 向量空间

### 1. 向量空间的定义

设集合  $V$  非空, 且  $V \subseteq R^n$ , 若  $\forall \alpha, \beta \in V, k$  为实数, 有  $\alpha + \beta \in V, k\alpha \in V$ , 则  $V$  为**向量空间**.

### 2. 空间的基与维数

设  $V$  是向量空间, 若有向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \subseteq V$ , 且满足:

(1)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关

(2)  $\forall \beta \in V$ ,  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示, 即  $\beta = \sum_{i=1}^n k_i \alpha_i$ , 则

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是向量空间  $V$  的基, 且  $V$  的维数  $\dim V = n$ .

若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  为  $n$  维向量空间  $V$  中的标准正交向量组, 则它为向量空间  $V$  的**标准正交基** (或规范正交基)。

### 3. 空间中向量的坐标

设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是向量空间  $V$  的基, 任取向量  $\xi \in V$ , 若

$$\xi = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \text{ 则 } x = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T \text{ 是 } \xi \text{ 在基 } \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \text{ 下}$$

的坐标向量.

### 4. 过渡矩阵和坐标变换

设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  和  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  是  $n$  维向量空间  $V$  的两组基, 则有  $n$  阶方阵  $C$ , 使得  $[\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n] = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]C$ , 其中  $C$  是由基  $\{\alpha_i\}$  到基  $\{\beta_i\}$  的过渡矩阵.

设向量空间  $V$  中向量  $\xi$  在基  $\{\alpha_i\}$  和  $\{\beta_i\}$  下坐标分别为  $X$  和  $Y$ , 即  $\xi = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]X$ ,  $\xi = [\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n]Y$ ,

且  $[\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n] = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]C$ , 则有  $X = CY$ .

## 专题四 线性方程组的求解

### 知识点 17 齐次线性方程组

#### 1. 齐次线性方程组有解的条件

当  $r(A) = n$  时(此时向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关), 方程组 (1) 只有零解;

当  $r(A) = r < n$  时(此时向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性相关), 方程组 (1) 有非零解, 且线性无关解的个数为  $n - r$ .

特别地, 如果  $A$  为  $n$  阶方阵, 则根据克拉默法则

(1) 齐次线性方程组  $Ax = \mathbf{0}$  只有零解的充要条件是  $|A| \neq 0$

(2) 齐次线性方程组  $Ax = \mathbf{0}$  有非零解(或无数个解)的充要条件是  $|A| = 0$

#### 2. 齐次线性方程组解的性质

若  $Ax_1 = \mathbf{0}$ ,  $Ax_2 = \mathbf{0}$ , 则  $A(k_1x_1 + k_2x_2) = k_1Ax_1 + k_2Ax_2 = \mathbf{0}$ ,

其中  $k_1, k_2$  是任意常数。即齐次线性方程组的解的任意线性组合仍是方程组的解。

#### 3. 齐次线性方程组的求解方法

**高斯消元法:** 将系数矩阵  $A$  作初等行变换化成行阶梯型矩阵  $B$  (或行标准型矩阵), 初等行变换不改变方程组的解, 故  $Ax = \mathbf{0}$  和  $Bx = \mathbf{0}$  的解相同, 我们只需解出方程组  $Bx = \mathbf{0}$  即可。

我们将 $B$ 的每行第一个非零元素所在的列对应的未知数视为约束变量,其余变量为自由变量,我们令自由变量为任意常数,并用其表示约束变量,即可得到 $Ax = \mathbf{0}$ 的通解.

#### 4. 齐次线性方程组的基础解系和通解

(1) **基础解系**: 设 $x_1, x_2, \dots, x_{n-r}$ 是方程组 $Ax = \mathbf{0}$ 的解,若满足 $x_1, x_2, \dots, x_{n-r}$ 线性无关,且方程组 $Ax = \mathbf{0}$ 的任何一个解均可由 $x_1, x_2, \dots, x_{n-r}$ 线性表出,则称 $x_1, x_2, \dots, x_{n-r}$ 为 $Ax = \mathbf{0}$ 的基础解系.

(2) **通解**: 设 $x_1, x_2, \dots, x_{n-r}$ 是 $Ax = \mathbf{0}$ 的基础解系,则 $k_1x_1 + k_2x_2 + \dots + k_{n-r}x_{n-r}$ 是方程组 $Ax = \mathbf{0}$ 的通解,其中 $k_1, k_2, \dots, k_{n-r}$ 是任意常数.

(注意: 这里的 $k_1, k_2, \dots, k_{n-r}$ 可全部取0)

#### 5. 齐次线性方程组的解空间

记 $S = \{x | Ax = \mathbf{0}\}$ 表示齐次线性方程组 $Ax = \mathbf{0}$ 的解的全体,且集合 $S$ 具有如下性质:

- (1) 若 $x_1, x_2 \in S$ ,那么 $x_1 + x_2 \in S$ ,即两个解的和还是方程组的解;
- (2) 若 $x \in S, k \in R$ ,那么 $kx \in S$ ,即一个解的倍数还是方程组的解.

则有 $n$ 个未知量的齐次线性方程组 $Ax = \mathbf{0}$ 的解向量集合 $S$ 构成 $R^n$ 的一个子空间.我们称 $S$ 是齐次线性方程组 $Ax = \mathbf{0}$ 的**解空间**。

事实上,解空间是向量空间的一种,因此,解空间也有基和维数,其维数为 $Ax = \mathbf{0}$ 线性无关解的个数.

## 知识点 18 非齐次线性方程组

### 1. 非齐次线性方程组有解的条件

若  $r(A) \neq r(A|b)$  ( $b$  不能由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表出), 则方程组 (2) 无解;

若  $r(A) = r(A|b) = n$  ( $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, b$  线性相关), 则方程组 (2) 有唯一解;

若  $r(A) = r(A|b) = r < n$ , 则方程组 (2) 有无穷多解.

### 2. 非齐次线性方程组解的性质

设  $\xi_1, \xi_2, \xi$  是非齐次线性方程组  $Ax = b$  的解,  $x_0$  是对应齐次线性方程组  $Ax = \mathbf{0}$  的解, 则:

(1)  $\xi_1 - \xi_2$  是  $Ax = \mathbf{0}$  的解;

(2)  $kx_0 + \xi$  是  $Ax = b$  的解 ( $k$  为任意常数).

### 3. 非齐次线性方程组的求解方法和通解结构

将增广矩阵  $[A|b]$  初等行变换化成行阶梯型矩阵 (或行标准型矩阵), 求出对应齐次线性方程组  $Ax = \mathbf{0}$  的通解, 再加上一个  $Ax = b$  的特解即是非齐次线性方程组  $Ax = b$  的通解.

## 知识点 19 方程组解的理论延伸

### 1. 定义

两个方程组  $A_{m \times n}x = \mathbf{0}$  和  $B_{s \times n}x = \mathbf{0}$  有完全相同的解, 则称为**同解**

**方程组.**于是  $Ax = \mathbf{0}, Bx = \mathbf{0}$  是同解方程组

$\Leftrightarrow Ax = \mathbf{0}$  的解满足  $Bx = \mathbf{0}$ , 且  $Bx = \mathbf{0}$  的解满足  $Ax = \mathbf{0}$ .

$\Leftrightarrow r(A) = r(B)$ , 且  $Ax = \mathbf{0}$  的解满足  $Bx = \mathbf{0}$

(或  $Bx = \mathbf{0}$  的解满足  $Ax = \mathbf{0}$ )

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

## 2. 定理

(1)  $A$  是  $m \times n$  阶矩阵,  $B$  是  $n \times s$  阶矩阵, 若  $AB = \mathbf{0}$ , 则  $B$  的列向量组为方程组  $Ax = \mathbf{0}$  的一组解.

证明: 令  $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$ , 则  $AB = (A\beta_1, A\beta_2, \dots, A\beta_s)$

若  $AB = \mathbf{0}$ , 则  $A\beta_1 = \mathbf{0}, A\beta_2 = \mathbf{0}, \dots, A\beta_s = \mathbf{0}$ , 即  $B$  的列向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  为方程组  $Ax = \mathbf{0}$  的一组解.

(2) 设方程组  $Ax = \mathbf{0}$  的解为  $Bx = \mathbf{0}$  的解, 则  $r(A) \geq r(B)$

证明: 设  $r(A) = r$ , 且  $x_1, x_2, \dots, x_{n-r}$  为齐次线性方程组  $Ax = \mathbf{0}$  的基础解系, 设  $r(B) = s$ , 且  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_{n-s}$  为齐次线性方程组  $Bx = \mathbf{0}$  的基础解系.

因为  $Ax = \mathbf{0}$  的解为  $Bx = \mathbf{0}$  的解, 但  $Bx = \mathbf{0}$  的解不一定为  $Ax = \mathbf{0}$  的解, 所以  $x_1, x_2, \dots, x_{n-r}$  可由  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_{n-s}$  线性表示, 于是  $n - r \leq n - s$ , 故  $r \geq s$ , 即  $r(A) \geq r(B)$ .

## 专题五 相似矩阵及二次型

### 知识点 20 特征值与特征向量

#### 1. 特征值与特征向量的定义

设  $n$  阶方阵  $A$  满足以下条件: 存在数  $\lambda$  ( $\lambda$  可为复数) 和非零  $n$  列向量  $x$ , 使得  $Ax = \lambda x$  成立, 则称数  $\lambda$  是方阵  $A$  的**特征值**, 称  $x$  为方阵  $A$  对应于特征值  $\lambda$  的**特征向量**.

#### 2. 特征值与特征向量的求法

由  $Ax = \lambda x$  可得  $(\lambda E - A)x = \mathbf{0}$ , 因为该齐次方程组有非零解  $x$ , 则  $r(\lambda E - A) < n$

所以有:

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} = 0'$$

我们记  $f(\lambda) = |\lambda E - A|$ ,  $f(\lambda)$  为  $A$  的**特征多项式**, 它是关于  $\lambda$  的  $n$  次多项式.

(注:  $f(\lambda) = |A - \lambda E|$  也是  $A$  的特征多项式)

特征值  $\lambda$  就是  $f(\lambda) = 0$  的根, 因此,  $n$  阶方阵  $A$  在复数域上, 一共有  $n$  个特征值:  $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ .

下面再求特征值  $\lambda_i$  对应的特征向量  $x_i$ : 由  $Ax = \lambda_i x$  可知

$(\lambda_i E - A)x = \mathbf{0}$ ，求出该齐次方程组的非零解即为特征向量  $x_i$ 。根据知识点 16 可知：方程组  $(\lambda_i E - A)x = \mathbf{0}$  有  $n - r(\lambda_i E - A)$  个线性无关的非零解，因此我们记  $k_i = n - r(\lambda_i E - A)$ ，则  $k_i$  表示的是特征值  $\lambda_i$  对应的线性无关的特征向量的个数，并称  $k_i$  为特征值  $\lambda_i$  的**几何重数**。

### 3. 特征值与特征向量的性质

设  $A$  是  $n$  阶方阵，且特征值为  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ，则

$$(1) |A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i \Rightarrow A \text{ 的行列式等于所有特征值的积}$$

$$(2) \operatorname{tr}(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii} = \sum_{i=1}^n \lambda_i \Rightarrow A \text{ 的迹等于所有特征值的和}$$

(3) 任何一个特征值对应的特征向量一定是无穷个。

$$(4) \lambda_i \text{ 的 } m \text{ 个特征向量 } x_1, x_2, \dots, x_m \text{ 的任意非零线性组合 } \sum_{i=1}^m k_i x_i \neq \mathbf{0}$$

仍然是  $\lambda_i$  的特征向量。

(5) 不同特征值对应的特征向量线性无关。

(6) 若  $A$  有  $t$  个相同的特征值  $\lambda$ ，则称  $\lambda$  是  $A$  的一个  $t$  重特征值，并称  $t$  是特征值  $\lambda$  的**代数重数**。显然，所有特征值的代数重数的和为  $n$ 。

(7) 特征值  $\lambda$  的几何重数  $k$  小于等于其代数重数  $t$ ，即  $k \leq t$ 。

(8) 一个  $n$  阶方阵至多有  $n$  个线性无关的特征向量。

(9) 如果  $A$  的所有特征值互异，则  $A$  恰有  $n$  个线性无关的特征向量，反之不正确。

(10) 如果每一个特征值的代数重数都等于几何重数，则  $A$  有  $n$  个线性

无关的特征向量.

#### 4. 特殊矩阵的特征值和特征向量 (必背)

(1) 若  $Ax = \lambda x$ , 则

$A$	$aA + bE$	$A^k$	$f(A)$	$A^{-1}$	$A^*$	$P^{-1}AP$	$A^T$
特征值	$a\lambda + b$	$\lambda^k$	$f(\lambda)$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{ A }{\lambda}$	$\lambda$	$\lambda$
特征向量	$x$	$x$	$x$	$x$	$x$	$P^{-1}x$	无关系

(2) 若  $r(A) = 1$ , 则  $A$  的一个特征值为  $tr(A)$ , 其余特征值均为 0.

(3) 若  $A$  的每一行的行和均为  $a$ , 即等式  $A \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a \\ a \\ \vdots \\ a \end{bmatrix} = a \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$  成立,

则  $a$  一定为其特征值, 且特征值  $a$  对应的特征向量为  $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}_{n \times 1}$

(4) 若  $A = \begin{bmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_s \end{bmatrix}$ , 其中每个  $A_i$  均为方阵, 则  $A$  的特征值

是所有  $A_i$  特征值的并集. (若是上三角形或下三角形也正确)

(5) 幂等矩阵  $A^2 = A$  的特征值只能为 0 或 1.

## 知识点 21 矩阵相似对角化

### 1. 定义

对于  $n$  阶矩阵  $A, B$ , 若存在  $n$  阶可逆矩阵  $P$  使得  $P^{-1}AP = B$ , 则称  $A$  和  $B$  **相似**, 记为  $A \sim B$ .

若  $A$  相似于一个对角矩阵  $A = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$ , 则  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

一定是  $A$  的特征值, 此时我们称  $A$  可**相似对角化**, 或简称为  $A$  可对角化.

此时,  $P^{-1}AP = A$ , 且  $P = [x_1, x_2, \dots, x_n]$  其中  $x_i (i = 1, 2, \dots, n)$  是  $A$  的特征值  $\lambda_i$  对应的特征向量.

### 2. 性质

- (1)  $A$  和  $B$  等价, 即  $r(A) = r(B)$
- (2)  $A$  和  $B$  的特征值相同, 可推出  $A, B$  的行列式和迹都相同
- (3)  $A$  和  $B$  同一特征值对应的线性无关的特征向量个数相同,  
即  $r(\lambda E - A) = r(\lambda E - B)$

### 3. 对角化的条件

**矩阵  $A$  可对角化的充要条件是有  $n$  个线性无关的特征向量.**

## 知识点 22 实对称矩阵的对角化

### 1. 实对称矩阵的特性

设  $A$  是一个实对称矩阵, 即  $A$  的每一个元素  $a_{ij}$  都是实数, 且  $A = A^T$ , 则  $A$  的特征向量具有以下性质:

(1) 不同特征值对应的特征向量正交 (由于特征向量不为零向量, 所以一定线性无关)

(2) 同一特征值的代数重数  $t$  一定等于几何重数  $k$

因此, 实对称矩阵  $A$  一定可相似对角化.

### 2. 用正交阵将对称阵对角化的步骤

(1) 求出对称阵  $A$  的特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ;

(2) 求出  $A$  的  $n$  个线性无关的特征向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ ;

(3) 将  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  正交化和单位化, 得到  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ ;

(4) 令  $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n), A = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \lambda_n \end{bmatrix}$ , 则  $Q^{-1}AQ = Q^T A Q = \Lambda$ .

## 知识点 23 二次型

### 1. 二次型的定义

关于  $n$  个未知量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的二次多项式:

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

$$\begin{aligned}
& + a_{21} x_2 x_1 + a_{22} x_2^2 + a_{23} x_2 x_3 + \cdots + a_{2n} x_2 x_n + \cdots \\
& + a_{n1} x_n x_1 + a_{n2} x_n x_2 + a_{n3} x_n x_3 + \cdots + a_{nn} x_n^2 \\
= & \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j = [x_1, x_2, \cdots, x_n] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = X^T A X \text{ (或记为 } x^T A x \text{)}
\end{aligned}$$

称为一个  $n$  元二次型,  $A$  称为二次型的矩阵.

## 2. 化二次型为标准形或规范形

如果我们通过适当的变量将  $f(X)$  变换为  $a_1 y_1^2 + a_2 y_2^2 + \cdots + a_n y_n^2$  ( $a_i$  为实数) 的形式, 则我们称这种二次型为**标准形**, 若进一步的变形为  $z_1^2 + \cdots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \cdots - z_{p+q}^2$  的形式, 则称为**规范形**, 其中  $p$  是正惯性系数,  $q$  是负惯性系数. (显然: 规范形是标准形的一种特殊情况)

在考试中, 通过令  $X = PY$  将普通二次型  $f(X)$  转换为标准形  $f(Y)$  (或规范形  $f(Z)$ ) 的方法称为**可逆线性变换**.

用正交变化法将二次型化为标准形的步骤:

- (1) 写出二次型  $f$  的矩阵  $A$ ;
- (2) 求出  $A$  的特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ ;
- (3) 求出  $A$  的  $n$  个线性无关的特征向量  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ ;
- (4) 将  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  正交化和单位化, 得正交规范向量组

$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ ;

(5) 构造正交阵  $Q = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ , 令  $x = Qy$ , 得二次型的标准形:  $f = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$ .

### 3. 惯性定理

同一个二次型  $f(X)$ , 在经过两种不同可逆线性变换后, 得到的标准形  $f(Y)$  或规范形  $f(Z)$  中每一项的系数是不同的, 但是其系数为正数的项与系数为负数的项的数量是相同的。这一现象被称为**惯性定理**: 实二次型  $f(X) = X^T A X$  经过可逆线性变换为标准形时, 其标准形中正负项的项数是唯一确定的, 他们的和等于矩阵  $A$  的秩, 且我们称正项数的个数为**正惯性系数**, 负项数的个数为**负惯性系数**, 正惯性系数减去负惯性系数的差值称为**符号差**。

### 4. 合同

设  $A, B$  为  $n$  阶方阵, 如果存在  $n$  阶可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^T A P = B$ , 则称  $A$  与  $B$  **合同**, 记为  $A \simeq B$ 。

合同的性质: 若  $A \simeq B$ , 则  $r(A) = r(B)$ , 即若两个矩阵合同, 那么它们一定等价; 两个同阶对称矩阵合同  $\iff$  正负惯性系数相等。

## 知识点 24 正定二次型和正定矩阵

### 1. 正定二次型的定义

设  $n$  元实二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^T A X$ , 若对任何非零列向量

$x \in R^n$ , 均满足  $x^T Ax > 0$ , 则我们称  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  为**正定二次型**, 同时称二次型矩阵  $A$  为**正定矩阵**. (注: 若  $x^T Ax \geq 0$ , 则称  $A$  为**半正定矩阵**)

## 2. 正定矩阵的必要条件

$$\text{若 } A \text{ 正定, 则 } \begin{cases} \alpha_{ii} > 0 & (\text{主对角线上元素为正}) \\ |A| > 0 & (\text{行列式大于0}) \\ A^T = A & (\text{一定为对称矩阵}) \end{cases}$$

## 3. 正定矩阵的充要条件

$$\begin{aligned} & f \text{ 正定} \\ \iff & A \text{ 正定} \\ \iff & A^{-1} \text{ 正定} \\ \iff & \text{所有特征值 } \lambda_i > 0 \\ \iff & \text{正惯性系数 } p = n \\ \iff & n \text{ 个顺序主子式均大于 } 0 \\ \iff & A \text{ 合同于单位矩阵 } E \\ \iff & \text{存在可逆矩阵 } P \text{ 使得 } P^T A P = E \end{aligned}$$

## 4. 负定矩阵

若对任意非零列向量  $x \in R^n$ , 均满足  $x^T Ax < 0$ , 则对称矩阵  $A$  是**负定矩阵**。

充要条件: (1)  $A$  的所有特征值均小于 0; (2)  $A$  的偶数阶顺序主子式大于 0, 奇数阶顺序主子式小于 0 (负正相间)

