## 线代期末考试复习知识点概要(2019.12.30)

教师:汤树元 助教:唐松乔

一、行列式的主要定义和常用方法

1. n阶行列式的定义:

$$D_{n} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & \dots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{j_{1}j_{2}\dots j_{n}} (-1)^{\tau(j_{1}j_{2}\dots j_{n})} a_{1j_{1}} a_{2j_{2}} \dots a_{nj_{n}}, \quad \not \perp \psi j_{1}j_{2} \dots j_{n} \not > 0$$

1, 2, ..., n的全排列.

定义解读:

- (1) n阶行列式共有n!项代数和:
- (2) 每项有n个来自不同行,不同列元素的乘积;
- (3) 每项带有符号, 当行标为标准排列时, 该项的符号由列标的逆序数决定 (当列标为标准排列时, 该项的符号由行标的逆序数决定).
- 2. 行列式的性质

性质 1:  $D = D^T$ ;

性质 2: 交换两行 (列), 行列式变号;

性质 3: 如果行列式中某一行(列)所有元素有公因子k,则可将k提到行列式外.或者用k乘行列式的某一行(列),等于用k乘行列式;

性质 4: 行列式中有两行(列)对应元素成比例,则行列式D=0;

性质 5: (分行(列)的可加性)如果行列式的某行(列)元素都是两个元素的和,则行列式可以表示为两个行列式的和.如:

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} + a_{21}^* & a_{22} + a_{22}^* & a_{23} + a_{23}^* \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21}^* & a_{22}^* & a_{23}^* \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix};$$

性质 6: 把行列式某行 (列) 的k倍加到另一行 (列) 上, 行列式的值不变, 如

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} + ka_{11} & a_{22} + ka_{12} & a_{23} + ka_{13} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & ka_{11} + a_{13} \\ a_{21} + ka_{21} + a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & ka_{31} + a_{33} \end{vmatrix};$$

- 3. 行列式的展开
- (1) 按某一行(列)展开

$$a_{k1}A_{i1} + a_{k2}A_{i2} + \dots + a_{kn}A_{in}$$
 (按行展开) = 
$$\begin{cases} D, i = k \\ 0, i \neq k \end{cases}$$

$$a_{1k}A_{1j} + a_{2k}A_{2j} + \dots + a_{nk}A_{nj}$$
 (按列展开) = 
$$\begin{cases} D, j = k \\ 0, j \neq k \end{cases}$$

(2) 按某k(≥ 2)行(列)展开(拉普拉斯定理)

设D为n阶行列式,任取定其中k行(列)( $1 \le k \le n$ ),则由这k行(列)构成的一切k阶子式 $N_1$ ,  $N_2$ , ...,  $N_t$ 与它们所对应代数余子式 $A_1$ ,  $A_2$ , ...,  $A_t$ 乘积之和等于D,即: $D = N_1A_1 + N_2A_2 + \cdots + N_tA_t$ ,其中 $t = C_n^k$ .

在计算或者证明行列式的过程中,要熟记10类行列式的基本类型:

第1,2类:关于主对角线上(下)三角行列式, $D_n$ =主对角线上元素的乘积第3,4类:关于次对角线上(下)三角行列式, $D_n$ =次对角线上元素的乘积

且带有符号 $(-1)^{\frac{n(n-1)}{2}}$ ;

第5类:箭形,三对角形等;

第 6 类: 范德蒙行列式: 
$$D = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ & \dots & \\ a_1^{n-1} & a_2^{n-1} & \cdots & a_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \le i < j \le n} (a_j - a_i);$$

第7,8类:关于主对角块上(下)三角行列式:D=主对角上两个行列式的乘积(特点:分成4块后,次对角块上至少有一块元素全为零,主对角两块均为方块):

第9,10类:关于次对角块上(下)三角行列式:D=次对角上两个行列式的乘积且带有符号(-1) $^{sxt}$ (特点:分成4块后,主对角块上至少有一块元素全为零.次对角两块均为方块).

## 二、行列式的计算常用方法

- 1. 化为三角形行列式或利用行列式的性质, 化为 10 类行列式的基本类型;
- 2. 递推公式:如果行列式在元素分布上比较有规律,则可以设法找出n阶行列式Dn与较低阶的行列式之间的关系,依次递推来计算行列式的值;
- 3. 加边法: 又称升级法, 在原来行列式中增加一行一列, 且保持原行列式的值不变:
- 4. 数学归纳法:先通过计算一些低阶行列式 $D_1,D_2,D_3$ 等,找出它们的结果与阶数之间的关系,对 $D_n$ 的结果提出猜想,再利用数学归纳法证明猜想.

## 三、线性方程组的求解

1. 非齐次线性方程组:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$
(I)

系数矩阵为 $A_{m\times n}$ , 增广矩阵为 $\overline{A}_{m\times (n+1)}$ , 则:

(1) 当 $R(A) \neq R(\overline{A})$ , 方程组无解;

(2) 当
$$R(A) = R(\overline{A}) = r$$
,方程组有解,且: 
$$\begin{cases} a. \exists r = n \Rightarrow \text{有唯一一组解} \\ b. \exists r < n \Rightarrow \text{有无穷多组解}, \\ \text{且有 $n-r$ 个自由变量.} \end{cases}$$

2. 齐次线性方程组:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$
(II)

(II)是(I)中 $b_1 = b_2 = \cdots = b_m = 0$ 的特例,所以可以直接利用(I)的结论. 因为 $x_1 = x_2 = \cdots = x_n = 0$ 为(II)的解(零解),故(II)必有解.

- (II)有非零解⇔ R(A) < n;
- (II)只有零解⇔ R(A) = n.

3. Cramer 法则

特别地, 当m = n时:

 $\{ \ddot{A} | A| \neq 0, 非齐次方程组(I)有唯一解,齐次方程组(II)只有零解$  $<math>\ddot{A} | A| = 0, 齐次方程组(II)有非零解,非齐次方程组(I)暂不确定$ 

四、矩阵的定义和运算

1. 定义

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \cdots & \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = (a_{ij})_{m \times n}, \,\,\,$$
称为 $m \times n$ 矩阵.

- 2. 特殊矩阵
- (1) 单位矩阵E, 数量矩阵 $\lambda E$ ;
- (2) 转置矩阵: 将 $A_{m\times n}$ 的行与列互换后得到的矩阵, 记为 $A_{n\times m}^T$ ;
- 3. 矩阵的运算
- (1) 矩阵的数乘: 设 $A = (a_{ii})_{m \times n}$ , 则 $kA = (ka_{ii})_{m \times n}$  (k为常数);
- (2) 矩阵的加减法: 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m \times n}$ , 则 $A \pm B = (a_{ij} \pm b_{ij})_{m \times n}$ ;
- (3) 矩阵的乘法: 设 $A = (a_{ij})_{m \times s}, B = (b_{ij})_{s \times n}, \quad \text{则}AB = C = (c_{ij})_{m \times n}, \quad \text{其中}$  $c_{ij} = \sum_{k=1}^{s} a_{ik} b_{kj} (i = 1, ..., m; j = 1, ..., n);$
- (4) 矩阵的转置:  $(A^T)^T = A, (kA)^T = kA^T, (A \pm B)^T = A^T \pm B^T, (AB)^T = B^TA^T$ .

五、伴随矩阵, 逆矩阵

1. 伴随矩阵的定义

设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,称 $A^* = (A_{ji})_{n \times n}$ 为A的伴随矩阵,其中 $A_{ji} = (-1)^{j+i} M_{ji}$ , $M_{ji}$ 为A中划去第i行第i列后得到的n-1阶行列式.

- 2. 伴随矩阵的主要公式
- (1)  $AA^* = A^*A = |A|E$ ;
- (2)  $|A^*| = |A|^{n-1}$ ;
- (4) A\*可逆⇔ A可逆;
- (5) 若A, B均可逆, 则(AB)\* = B\*A\*;
- (6) 当A可逆时,  $(A^*)^* = |A|^{n-2}A$ ;

(7) 
$$r(A^*) = \begin{cases} n, & r(A) = n \\ 1, & r(A) = n - 1; \\ 0, & r(A) < n - 1 \end{cases}$$

(8) 
$$(A^{-1})^* = (A^*)^{-1}$$
,  $(A^T)^* = (A^*)^T$ ,  $(kA)^* = k^{n-1}A^*$ .

3. 逆矩阵的定义

设A为n阶方阵,如果存在n阶方阵B使得AB = BA = E,则称A可逆.

4. 逆矩阵的性质

设A,B为同阶可逆阵,则:

- $(1) (A^{-1})^{-1} = A;$
- (2)  $(kA^{-1})^{-1} = k^{-1}A(k \neq 0)$ ;
- (3) AB也可逆,且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ ;
- $(4) A^T$ 也可逆,且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$ ;
- (5)  $|A^{-1}| = |A|^{-1}$ .
- A可逆⇔(1)|A| ≠ 0;
  - (2) A\*可逆:
  - (3) AX = 0只有零解:
  - (4) A可以表示为一系列初等矩阵的乘积:
  - (5) A与E等价.
- 6. 逆矩阵的求法
- (1) 利用定义求逆矩阵,如果AB = E或BA = E,则 $A^{-1} = B$ ;
- (2) 利用伴随矩阵求逆矩阵, $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$ ;
- (3) 利用初等变换求逆矩阵:
- (4) 利用分块矩阵求逆矩阵.

六、矩阵的初等变换, 初等矩阵

1. 初等变换的定义

对矩阵进行交换行 (列):

用非零数乘矩阵的某行 (列):

把矩阵某行(列)的k倍加到另一行(列)上.

2. 初等矩阵的定义

对单位矩阵进行一次初等变换后得到的矩阵,为E(i,j),E(i(k)),E(i+j(k),j).

3. 初等矩阵在矩阵乘法中的作用

初等矩阵左乘A,相当于对A进行一次初等行变换;

初等矩阵右乘A, 相当于对A进行一次初等列变换.

4. 初等矩阵的逆, 行列式

$$(E(i,j))^{-1} = E(i,j), |E(i,j)| = -1;$$

$$(E(i(k)))^{-1} = E(i(\frac{1}{k})), |E(i(k))| = k;$$

$$(E(i+j(k),j))^{-1} = E(i+j(-k),j), |E(i+j(k),j)| = 1.$$

七、矩阵的秩(初步)

- 1. 秩的定义: A的不等于 0 的子式的最大阶数,称为A的秩,记为r(A); 秩的等价定义: A的秩等于 $r \leftrightarrow A$ 中至少有一个r阶子式不等于 0,且所有r+1阶子式(如果有的话)都等于 0.
- 2. 秩的性质
- $(1) r(A_{m \times n}) \leq \min(m, n);$

(2) 初等变换不改变矩阵的秩, 当P,Q可逆时有: r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ);

$$(3) r \begin{pmatrix} \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{pmatrix} \end{pmatrix} = r(A) + r(B);$$

$$(4) r(A + B) \le r(A) + r(B); r(A, B) \le r(A) + r(B);$$

$$(5) r(A) + r(B) - n \le r(A_{m \times n} B_{n \times t}) \le \min(r(A), r(B));$$

- (6) 如果 $A_{m \times n} B_{n \times t} = 0$ , 则 $r(A) + r(B) \le n$ ;
- (7) 如果A列满秩,则r(AB) = r(B),如果B行满秩,则r(AB) = r(A).
- 3. 矩阵秩的求法

将矩阵A通过初等变换化为阶梯型矩阵B,则r(A)=阶梯型矩阵B的非零行数.

八、分块矩阵, 矩阵的等价

- 1. 分块矩阵的运算
- (1) 数乘: 设 $A = (A_{ii})_{s \times t}$ , 则 $kA = (kA_{ii})_{s \times t}$  (k为常数);
- (2) 加减法:设 $A = (A_{ij})_{s \times t}$ ,  $B = (B_{ij})_{s \times t}$ 有相同的分块方法,则 $A \pm B = (A_{ij} \pm B_{ij})_{s \times t}$ ;
- (3) 乘法: 设 $A_{m \times n} = (A_{ij})_{s \times p}$ ,  $B_{n \times t} = (B_{ij})_{p \times l}$ , 如果A的列上和B的行上有相同的分块方法,则 $AB = (C_{ij})_{s \times l}$ ,其中 $C_{ij} = \sum_{k=1}^{p} A_{ik} B_{kj} (i=1,...,s;j=1,...,l)$ ;
- (4) 转置: 设 $A = (A_{ij})_{s \times t}$ , 则 $A^T = (A_{ji}^T)_{t \times s}$ ;
- (5) 求逆: 如果矩阵分块后为如下情形: (其中 $A_{r\times r}, B_{s\times s}$ )

$$G_1 = \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & B \end{pmatrix}$$
,  $G_2 = \begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix}$ ,  $G_3 = \begin{pmatrix} 0 & A \\ B & C \end{pmatrix}$ ,  $G_4 = \begin{pmatrix} C & A \\ B & 0 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbb{N}$ :

$$G_1^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & 0 \\ -B^{-1}CA^{-1} & B^{-1} \end{pmatrix}, G_2^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \\ 0 & B^{-1} \end{pmatrix},$$

$$G_3^{-1} = \begin{pmatrix} -B^{-1}CA^{-1} & B^{-1} \\ A^{-1} & 0 \end{pmatrix}, G_4^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & B^{-1} \\ A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \end{pmatrix};$$

(6) 初等变换:

对分块矩阵的其中一行(列)乘一个同阶可逆矩阵;或者交换二行(列);或者某一行(列)乘一个相应矩阵加到另一行(列),这三种变换称为分块矩阵的初等变换.

对分块矩阵做一次初等行(列)变换,等于用相应的分块初等矩阵左(右)乘这个矩阵.

分块矩阵的初等变换不改变矩阵的秩.

- 2. 矩阵的等价

- (2) 等价的性质: 设 $r(A_{m\times n}) = r$ , 则 $A = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 等价,称 $\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 为A的等价标准形; 等价具有自反性,对称性,传递性.
- (3) 等价的判断: A = B 等价  $\Leftrightarrow$  存在可逆矩阵P,Q 使得PAQ = B  $\Leftrightarrow$  r(A) = r(B)  $\Leftrightarrow$  A,B 有相同的标准形.

九、线性空间定义

1. 设P是一个数域, V是非空集合, 有两个运算:

加法(+):  $V \times V \rightarrow V$ :  $(\alpha, \beta) \rightarrow \alpha + \beta$ 

数乘(•):  $P \times V \rightarrow V$ :  $(k, \alpha) \rightarrow k\alpha$ 

满足下面8个性质:

- (1) 交换律:  $\alpha + \beta = \beta + \alpha$ ;
- (2) 结合律:  $(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$ ;
- (3) 零元存在:  $\exists \theta \in V, s.t.\theta + \alpha = \alpha, \forall \alpha \in V$ ;
- (4) 负元存在:  $\forall \alpha \in V, \exists \beta \in V, s.t. \alpha + \beta = \theta;$
- (5) 分配律:  $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$ ;
- (6) 分配律:  $(k+t)\alpha = k\alpha + t\alpha$ ;
- $(7) (k.t). \alpha = k(t.\alpha);$
- (8) 1.  $\alpha = \alpha, \forall \alpha \in V$ .

称V为数域P上的线性空间.

2. 线性空间的子空间

设V为数域P上的线性空间, $\emptyset \neq W \subseteq V$ ,如果W对V中的加法和数乘运算也构成数域P上的线性空间,称W为V的子空间.

十、线性相关性的证明

- 1. 线性组合、线性表示的概念
- 2. 线性相关、线性无关的概念: 设 $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$ , ...,  $\alpha_s \in V$ , 若存在一组不全为 0 的数  $k_1$ ,  $k_2$ , ...,  $k_s$ 满足 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_n\alpha_n = \theta$ , 称 $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$ , ...,  $\alpha_s$ 线性相关.

若有一组数 $k_1, k_2, \dots, k_s$ 满足 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n = \theta$ , 可推出 $k_1 = k_2 = \dots = k_s = 0$ , 称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关.

- 3. 若向量组 $\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_s$ 线性无关,而 $\beta,\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_s$ 线性相关,则 $\beta$ 可由  $\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_s$ 唯一线性表示.
- 4. 设向量组 $\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_r$ 可由向量组 $\beta_1,\beta_2,...,\beta_s$ 线性表示且r>s,则 $\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_r$ 线性相关.
- 5. 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_r$ 可由向量组 $\beta_1, \beta_2, ..., \beta_s$ 线性表示且 $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_r$ 线性无关,则 $r \leq s$ .
- 6. 在具体线性空间Pn中可通过秩来判断线性表示和线性相关性:

读
$$\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$
,  $\alpha_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{pmatrix}$ ,  $1 \le i \le s$ ,

且 $r(A) = r(\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s), r(\bar{A}) = r(\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s, \beta).$  则:

- (1)  $\beta$ 可由 $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s$ 线性表示 $\Leftrightarrow r(A) = r(\bar{A});$
- (2)  $\beta$ 不可由 $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s$ 线性表示 $\Leftrightarrow r(A) \neq r(\bar{A})$ ;
- (3)  $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s$ 线性相关 $\Leftrightarrow r(A) < s$ ;
- (4)  $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s$ 线性无关 $\Leftrightarrow r(A) = s$ .

十一、向量组的秩和线性空间维数

- 1. 向量组的极大无关组:向量组 $\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_s$ 中的一个部分向量组 $\alpha_{i_1},\alpha_{i_2},...,\alpha_{i_r}$ 若满足条件:
- (1) 无关性:  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, ..., \alpha_{i_r}$ 线性无关;
- (2) 极大性:  $\forall \beta \in \{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s\}$ ,  $\beta, \alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, ..., \alpha_{i_r}$ 线性相关.

则称向量组 $\alpha_{i_1},\alpha_{i_2},...,\alpha_{i_r}$ 是向量组 $\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_s$ 的一个极大无关组.

极大无关组的另一个等价定义:

- (1)  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, ..., \alpha_{i_r}$ 线性无关;
- (2)  $\forall \beta \in \{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s\}$ ,  $\beta$ 可由 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, ..., \alpha_{i_r}$ 线性表示.
- 2. 向量组等价的概念.
- 3. 等价的线性无关向量组所含向量个数相同.
- 4. 向量组都与其极大无关组等价,由此可知向量组的极大无关组彼此等价.
- 5. 向量组的秩:极大无关组中所含向量个数.
- 6. 若秩 $\{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s\} = r, \alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, ..., \alpha_{i_r}$ 为线性无关的部分向量组,则

 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, ..., \alpha_{i_r}$ 为 $\{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s\}$ 的一个极大无关组.

- 7. 线性空间的基:设V是数域P上的线性空间,向量组 $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, ..., \varepsilon_n\} \subseteq V$ 满足: (1)  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, ..., \varepsilon_n$ 线性无关;
- (2)  $\forall \beta \in V$ ,  $\beta$ ,  $\varepsilon_1$ ,  $\varepsilon_2$ , ...,  $\varepsilon_n$ 线性相关或 $\forall \beta \in V$ ,  $\beta$ 可由 $\varepsilon_1$ ,  $\varepsilon_2$ , ...,  $\varepsilon_n$ 线性表示;则称 $\varepsilon_1$ ,  $\varepsilon_2$ , ...,  $\varepsilon_n$ 为V的一组基.

与极大无关组类似,基不唯一,但基中所含向量个数相同.定义dimV =基中所含向量个数.

8. 子空间 $L(\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_n)$ 的基和维数:  $dimL(\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_n) = \Re\{\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_n\}$ ,向量组的极大无关组构成 $L(\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_n)$ 的一组基,建立了极大无关组与基之间的联系.

十二、线性空间基和坐标的变换

1. 设V为n维线性空间, $\varepsilon_1$ , $\varepsilon_2$ ,..., $\varepsilon_n$ 为V的一组基.  $\forall \alpha$ 可由 $\varepsilon_1$ , $\varepsilon_2$ ,..., $\varepsilon_n$ 唯一线性表示,即:

$$\alpha = x_1 \varepsilon_1 + x_2 \varepsilon_2 + \dots + x_n \varepsilon_n = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\binom{x_1}{x_n}$$
为 $\alpha$ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, ..., \varepsilon_n$ 下的坐标.

2. 设V为n维线性空间, $\varepsilon_1, \varepsilon_2, ..., \varepsilon_n$ 为V的一组基.

$$\alpha_i = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{pmatrix}, 1 \le i \le s$$

由这些 $\alpha_i (1 \le i \le s)$ 的坐标构成 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{ns} \end{pmatrix}$ ,有:

- (1)  $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s$ 线性相关 $\Leftrightarrow r(A) < s$ ;
- (2)  $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s$ 线性无关⇔ r(A) = s.

推论: 当s > n (个数>维数) 时,  $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_s$ 一定线性相关.

3. 设(I):  $\varepsilon_1$ ,  $\varepsilon_2$ , ...,  $\varepsilon_n$ 和(II):  $\varepsilon_1'$ ,  $\varepsilon_2'$ , ...,  $\varepsilon_n'$ 为线性空间V的两组基,这样 $\varepsilon_i'$ (i=1,2,...,n)可由基(I)线性表示:

$$\begin{cases} \varepsilon_1' = m_{11}\varepsilon_1 + m_{21}\varepsilon_2 + \dots + m_{n1}\varepsilon_n \\ \varepsilon_2' = m_{12}\varepsilon_1 + m_{22}\varepsilon_2 + \dots + m_{n2}\varepsilon_n \\ \dots \\ \varepsilon_n' = m_{1n}\varepsilon_1 + m_{2n}\varepsilon_2 + \dots + m_{nn}\varepsilon_n \end{cases}$$

即

$$(\varepsilon_{1}', \varepsilon_{2}', \dots, \varepsilon_{n}') = (\varepsilon_{1}, \varepsilon_{2}, \dots, \varepsilon_{n}) \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & \cdots & m_{1n} \\ m_{21} & m_{22} & \cdots & m_{2n} \\ & & \dots & \\ m_{n1} & m_{n2} & \cdots & m_{nn} \end{pmatrix}$$
(1)

记
$$M = \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & \cdots & m_{1n} \\ m_{21} & m_{22} & \cdots & m_{2n} \\ & & \cdots \\ m_{n1} & m_{n2} & \cdots & m_{nn} \end{pmatrix}$$
, 称为基 $(I)$ 到基 $(II)$ 的过渡矩阵.

由上面 2 可知M为可逆矩阵,r(M) = n,(1)式称为基变换公式,由此可推得  $X' = M^{-1}X$ (坐标变换公式),其中 $\alpha = (\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, ..., \varepsilon'_n)X' = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, ..., \varepsilon_n)X$ .

十三、矩阵秩的等式和求解线性方程组

- 1. 设A为 $m \times n$ 矩阵,则r(A) = A的行秩=A的列秩.
- 2. 设A为 $m \times n$ 矩阵且r(A) = r,则AX = O的解空间W的维数为n r(未知数个数-r(A)). W的一组基 $\xi_1, \xi_2, ..., \xi_{n-r}$ 称为基础解系.
- 3. 非齐次线性方程组 $AX = b(b \neq \theta)$ 的通解为:  $\xi = \xi_0 + k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r}$ , 其中 $A\xi_0 = b$  (即 $\xi_0$ 为AX = b的一个特解),而 $\xi_1$ , $\xi_2$ ,..., $\xi_{n-r}$ 为导出组 AX = 0的一组基础解系.

十四、欧氏空间

- 1. 设V为实线性空间. 二元函数内积(·,·):  $V \times V \to R$ 满足:
- (1) 对称性: (α,β) = (β,α);
- (2) 线性性:  $(k\alpha + l\beta, r) = k(\alpha, r) + l(\beta, r)$ ;
- (3) 正定性:  $(\alpha, \alpha) \ge 0$ 且 $(\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = \theta$

则称V为欧式空间.

- 2.  $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$ ,  $\alpha \in V$  称为 $\alpha$ 的长度. 有性质:
- (1)  $\|\alpha\| \ge 0$ 且 $\|\alpha\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = \theta$ ;
- (2)  $||k\alpha|| = |k| \cdot ||\alpha||$ ;
- (3)  $\|\alpha + \beta\| \le \|\alpha\| + \|\beta\|$  (三角不等式);
- $(4)|(\alpha,\beta)| \leq ||\alpha|| \cdot ||\beta||$ 且等号成立的充要条件是 $\alpha,\beta$ 线性相关(柯西施瓦茨不等式).
- 3. ∀非零向量 $\alpha$ ,  $\beta$  ∈欧氏空间V, 定义夹角:

$$<\alpha,\beta>=arccos\frac{(\alpha,\beta)}{\|\alpha\|\cdot\|\beta\|}$$

 $0 \le <\alpha, \beta> \le \pi$ . 若 $(\alpha, \beta) = 0$ , 称 $\alpha$ 与 $\beta$ 正交, 记为 $\alpha \perp \beta$ .

正交向量组一定线性无关, 反之未必.

4. 度量矩阵:  $A = ((\varepsilon_i, \varepsilon_i))_{n \times n}$ , 其中 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, ..., \varepsilon_n \to V$ 的一组基. 有 $(\alpha, \beta) =$ 

 $X^TAY$ , 其中X,Y为 $\alpha$ , $\beta$ 在基 $\varepsilon_1$ , $\varepsilon_2$ ,..., $\varepsilon_n$ 下的坐标.

- 5.  $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_n$ 为标准正交基⇔它的度量矩阵为单位阵 $E_n \leftrightarrow A^T A = E_n$ , 其中  $A = (\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_n)$ , 即A为正交阵.
- 6. Schmidt正交化方法(详见课本 167 页).

十五、特征值与特征向量

- 1. A为数域P上的n阶方阵, $\lambda \in P$ . 非零向量 $\xi$ 满足 $A\xi = \lambda \xi$ ,称 $\lambda$ 为A的特征值, $\xi$  称为A的属于 $\lambda$ 的特征向量.
- 2. 求特征值的方法:

λ为A的特征值

- ⇔  $\exists$ 非零向量 $\xi$   $s.t. A\xi = \lambda \xi$
- $\Leftrightarrow$  3非零向量 $\xi$  s.t. $(\lambda E_n A)\xi = 0$
- $\Leftrightarrow |\lambda E_n A| = 0.$

定义 $f(\lambda) = |\lambda E_n - A|$ 为A的特征多项式. 因此 $\lambda$ 为A的特征值 $\leftrightarrow \lambda$ 为特征方程  $f(\lambda) = |\lambda E_n - A| = 0$ 的根.

3. 求属于特征值λ的特征向量的方法:

 $\xi \neq \theta \perp A \xi = \lambda \xi \Leftrightarrow (\lambda E_n - A) \xi = 0 \Leftrightarrow \xi \wedge (\lambda E_n - A) X = 0$  的非零解.

- (1)  $|\lambda E_n A| = \lambda^n (a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn})\lambda^{n-1} + \dots + (-1)^n |A|;$
- (2)  $\sum_{i=1}^{n} a_{ii} = \sum_{i=1}^{n} \lambda_i, |A| = \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n.$
- 4. 若 $A\xi = \lambda \xi$ , 则 $A^2\xi = \lambda^2 \xi$ ,…, $A^k \xi = \lambda^k \xi$ , $P(A)\xi = P(\lambda)\xi$ ( $P(\lambda)$ 为多项式). 若A可逆,则 $A^{-1}\xi = \lambda^{-1}\xi$ .
- 5.  $\{A^2$ 的特征值全体 $\} = \{\lambda^2 | \lambda h A \}$ 的特征值 $\}$ ;

 $\{P(A)$ 的特征值全体 $\} = \{P(\lambda)|\lambda \} A$ 的特征值 $\}$  ( $P(\lambda)$ 为多项式).

十六、矩阵的相似理论

- 1. A为n阶方阵, A可对角化
- ⇔ ∃可逆矩阵 $P s.t.P^{-1}AP = \Lambda$  (对角阵)
- ⇔ ∃可逆矩阵P s.t.AP = PA
- $\Leftrightarrow \exists n$ 个线性无关的向量 $\xi_1, ..., \xi_n s.t. A(\xi_1, ..., \xi_n) = (\xi_1, ..., \xi_n)\Lambda$ , 其中

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

- $\Leftrightarrow$   $\exists$  n 个线性无关的向量 $\xi_1, ..., \xi_n$  s.t.  $A\xi_i = \lambda_i \xi_i$
- 2. 属于不同特征值的特征向量线性无关.
- 3. 设 $\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_s$ 为A的互异特征值,其重数分别为 $n_1, n_2, ..., n_s$ . (自然有 $n_1 + n_2 + \cdots + n_s = n$ )

$$记(\lambda_i E_n - A)X = 0$$
的解空间为 $W_{\lambda_i}$ ,则 $dimW_{\lambda_i} = n - r(\lambda_i E_n - A) = r_i \le r_i$ 

 $n_i$ .  $\xi_{i1}$ ,  $\xi_{i2}$ , ...,  $\xi_{ir_i}$  为 $W_{\lambda_i}$  的基础解系.

A可对角化 $\leftrightarrow r_1 + r_2 + \dots + r_s = n \leftrightarrow r_i = n_i (1 \le i \le s).$ 

当A可对角化,记 $P = (\xi_{11}, ..., \xi_{1r_1}, \xi_{21}, ..., \xi_{2r_2}, \xi_{s1}, ..., \xi_{sr_s})$ ,则:

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & \lambda_2 & & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & \lambda_2 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & \lambda_s & \\ & & & & & \lambda_s \end{pmatrix}$$

4. 若
$$A$$
可对角化,即 $3$ 可逆矩阵 $P$   $s.t.$   $P^{-1}AP = \Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$ ,  $P^{-1}A^2P =$ 

 $\Lambda^2, \dots, P^{-1}g(A)P = g(\Lambda)$ , 其中g(x)为多项式.

- 5. 若A为实对称阵, A的特征值都为实数且属于不同特征值的特征向量两两正交.
- 6. 若A为实对称阵,则A一定可对角化. 更进一步,存在正交矩阵Us.t.

$$U^{-1}AU = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

十七、二次型化标准型

- 1. 二次型 $f(x_1,...,x_n) = X^T A X$ 与对称阵A 一一对应,求非退化线性替换 $X = CY s.t. f = (CY)^T A (CY) = Y^T (C^T A C) Y$  为标准型
- ⇔求可逆矩阵 $C s.t.C^TAC = \Lambda$  (对角阵).
- 2. 配方法(对于有平方项的情形和只有交叉项的情形).
- 3. 实二次型 $f = X^T A X$ , A为实对称阵. 则存在正交阵 $U, U^{-1} = U^T$ , 使得

$$U^{-1}AU = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

因此,正交线性替换X = UY使二次型 $f = X^TAX = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2$ .

十八、正定矩阵与正定二次型

- 1. 设A,B为n阶方阵,若存在可逆矩阵C s.t.C<sup>T</sup>AC = B,则称A与B合同. 若A,B为对称阵,则:
- (1) 在复数域,  $A \subseteq B$ 合同 $\Leftrightarrow r(A) = r(B)$ ;
- (2) 在实数域,  $A \subseteq B$ 合同⇔ r(A) = r(B), 且正惯性指数相同.
- 2. 惯性定理
- (1) 实二次型 $f = X^T A X$ ,无论用何种非退化线性替换化为标准型或规范型,平方项中正项个数和不为零的个数都唯一;
- (2) 实对称阵A与对角阵 $\begin{pmatrix} a_1 & & \\ & a_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n \end{pmatrix}$ 合同时,对角阵中正数和不为零的数的个

数唯一.

- 3. 对于实二次型 $f(x_1, x_2, ..., x_n) = X^T A X$ , 下列等价:
- (1)  $\forall X \neq \theta, f = X^T AX > 0$  (正定定义):
- (2) f的正惯性指数= n;
- (3) *A*的特征值> 0:
- (4) 存在可逆矩阵 $B s.t.A = B^T B$ ;
- (5) *A*的*n*个顺序主子式> 0.
- 4. 对于实二次型 $f(x_1, x_2, ..., x_n) = X^T A X$ , 且r(A) = r, 下列等价:
- (1)  $\forall X \neq \theta, f = X^T A X \geq 0$  (半正定定义);
- (2) f的正惯性指数= r(A);
- (3) A的特征值≥ 0:
- (4) 存在n阶实矩阵 $C s.t.A = C^T C$ ;
- (5) A的n个所有主子式> 0.
- 5. 如何求正惯性指数
- 利用惯性定理有下面两种方法:
- (1)配方法:正惯性指数=标准型正项个数:
- (2) 求A的特征值,正惯性指数=正特征值的个数.