

# 第八次习题课

## 一. 作业中的问题及解答

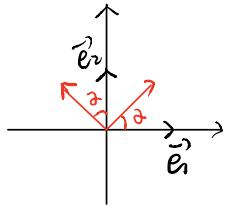
### 1. 计算

由于是n次, 注意写过程时用数学归纳法,

第(3)小问与上次习题课中的用抽象运算原理计算矩阵乘法是相一致的。

第(2)小问则是旋转映射  $R_\alpha$ .

$$A = R_\alpha(\vec{e}_1, \vec{e}_2) = \begin{pmatrix} \cos\alpha & -\sin\alpha \\ \sin\alpha & \cos\alpha \end{pmatrix} \begin{cases} R_\alpha(\vec{e}_1) = \cos\alpha \vec{e}_1 + \sin\alpha \vec{e}_2 \\ R_\alpha(\vec{e}_2) = -\sin\alpha \vec{e}_1 + \cos\alpha \vec{e}_2 \end{cases}$$



$\vec{e}_1, \vec{e}_2$  逆时针旋转  $\alpha$ .

$$R_\alpha: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 \\ \vec{x} \mapsto A^k \vec{x} \quad \vec{e}_1, \vec{e}_2 \text{ 逆时针旋转 } k\alpha.$$

## 2. 证明: 说明一般证对称矩阵即验证 $A^t = A$ .

此题  $(AB)^t = B^t A^t$

" $\Rightarrow$ "  $\because AB$  为对称矩阵

$\therefore (AB)^t = AB$  即  $B^t A^t = AB$  此结论证明如下.

$\because A^t = A, B^t = B$

$\therefore AB = BA$

" $\Leftarrow$ "  $\because AB = BA$

而  $A^t = A, B^t = B$ .

$\therefore AB = B^t A^t = (AB)^t$

$\therefore AB$  为对称矩阵.

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

$$A \cdot B = (c_{ij})_{n \times n} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$$

$$A^t = (a'_{ij})_{n \times n} \quad B^t = (b'_{ij})_{n \times n} \quad (AB)^t = (C'_{ij})_{n \times n}$$

$$a'_{ij} = a_{ji}, \quad b'_{ij} = b_{ji} \quad C'_{ij} = C_{ji} = \sum_{k=1}^n a_{jk} b_{ki}$$

$$C'_{ij} = \sum_{k=1}^n b'_{ik} a'_{kj} \Rightarrow (AB)^t = B^t \cdot A^t$$

$$AB \text{ 对称} \iff B \cdot A = B^t A^t = (AB)^t = AB \quad \square$$

3. 证明:  $\text{rank}(A) + \text{rank}(B) - n \leq \text{rank}(AB)$

$$\text{rank}(AB) + \text{rank}(C) - n \leq \text{rank}(ABC)$$

$$\text{rank}(A) + \text{rank}(B) \leq 2n + \text{rank}(ABC) - \text{rank}(C)$$

$$\because ABC = 0 \Rightarrow \text{rank}(ABC) = 0$$

$$\therefore \text{rank}(A) + \text{rank}(B) + \text{rank}(C) \leq 2n$$

若  $A=B=I_n, C=0$  则等号成立. □

4. 证: (i)  $A=(a_{ij})_{n \times n}, B=(b_{ij})_{n \times n} \quad \mathbb{R}$

$$A \cdot B = (C_{ij})_{n \times n} \quad C_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$$

$$B \cdot A = (d_{ij})_{n \times n} \quad d_{ij} = \sum_{k=1}^n b_{ik} a_{kj}$$

$$\text{tr}(AB) = \sum_{i=1}^n C_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{ki}$$

$$\text{tr}(BA) = \sum_{i=1}^n d_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n b_{ik} a_{ki}$$

$$\implies \text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$$

(ii)  $A=(a_{ij})_{n \times n} \quad A^t=(a'_{ij})_{n \times n} \quad a'_{ij} = a_{ji}$

$$\text{tr}(AA^t) = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik} a'_{ki} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik}^2 \geq 0$$

$$\text{tr}(AA^t) = 0 \iff a_{ik} = 0 \quad \forall i, k \iff A = 0$$

(iii)  $(A+B)^t = A^t + B^t$

由(ii)  $\text{tr}(AA^t) \geq 0$ . 启发, 可设  $C = AB - BA$ .

$$C^t = (AB - BA)^t = B^t A^t - A^t B^t = BA - AB$$

$$C \cdot C^t = (AB - BA)(BA - AB)$$

$$= ABBA - AB \cdot AB - BA \cdot BA + BAAB$$

$$\text{tr}(CC^t) = \text{tr}(ABBA - (AB)^2 - (BA)^2 + BAAB)$$

$$= \text{tr}(A^2 B^2) - \text{tr}((AB)^2) - \text{tr}((BA)^2) + \text{tr}(B^2 A^2)$$

$$= 2 \text{tr}(A^2 B^2) - 2 \text{tr}((AB)^2)$$

$$\geq 0$$

故  $\text{tr}(A^2 B^2) \geq \text{tr}((AB)^2)$

5. 证: (i) ①

$$A = \begin{pmatrix} \vec{A}_1 \\ \vec{A}_2 \\ \vdots \\ \vec{A}_r \\ \vdots \end{pmatrix}$$

下面  $(m-r)$  行为  $\vec{A}_1, \dots, \vec{A}_r$  的线性组合.

$$\alpha_{i1} \vec{A}_1 + \alpha_{i2} \vec{A}_2 + \dots + \alpha_{ir} \vec{A}_r \quad i = r+1, \dots, m$$

$$\text{故 } A = \begin{pmatrix} \vec{A}_1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ \vec{A}_r \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ \vec{A}_1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ \vec{A}_r \end{pmatrix}$$

下面  $(m-r)$  为  $\vec{A}_1$  的线性组合

$\vec{A}_2$  的线性组合

$\vec{A}_r$  的线性组合.

$$\alpha_{i1} \vec{A}_1$$

$$\alpha_{i2} \vec{A}_2$$

$$\alpha_{ir} \vec{A}_r$$

$(i = r+1, \dots, m)$

$$\textcircled{2} \quad A = C_1 + \dots + C_s \quad \text{rank}(C_i) = 1, \quad s < r.$$

$$\text{rank}(A) = \text{rank}(C_1 + \dots + C_s)$$

$$\leq \text{rank}(C_1) + \dots + \text{rank}(C_s) = s \quad \text{矛盾.}$$

(ii) 若  $\text{rank}(A) = 1$

则可写成  $U_r(A) = \langle \vec{A}_1 \rangle$

$$\text{故} \quad A = \begin{pmatrix} \vec{A}_1 \\ a_2 \vec{A}_1 \\ \vdots \\ a_m \vec{A}_1 \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} 1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix} \quad D = \vec{A}_1$$

$$A = CD$$

□



## 期中复习

### 1. 代数起源了解方程

#### 1.1 线性方程(组)

1. 系数矩阵与增广矩阵的定义
2. 不相容; 相容(确定; 不确定).

#### 1.2 高次方程组

### 2. 线性方程组初步

#### 1. $L$ 与 $L'$ 等价的定义

#### 2.1 矩阵的初等行变换

#### 2.2 阶梯型矩阵

1. 任何一个矩阵通过有限次初等 I, II 类行变换化为一个阶梯型矩阵。

#### 2.3 高斯消去法

1. (i)  $L$  相容  $\iff C_{k+1} = \dots = C_m = 0$ ;

(ii)  $L$  确定  $\iff C_{k+1} = \dots = C_m = 0$  且  $k = n$

会判断相容性与确定性。

#### 2.4 齐次线性方程组

方程的个数小于未知元的个数时, 一定有非平凡解, 行列式  $\neq 0$ , 只有零解; 行列式  $= 0$ , 有非平凡解。

#### 2.5 低(二)阶行列式

解的表示形式(二阶或者三阶)

### 3. 集合

1. (i)  $U \subset S, \quad U \cup U \subset S$

(ii)  $S \subset U, \quad S \subset \cap U$

$$2. (i) T \cap (\cup_{\lambda \in \Lambda} S_{\lambda}) = \cup_{\lambda \in \Lambda} (T \cap S_{\lambda});$$

$$(ii) T \cup (\cap_{\lambda \in \Lambda} S_{\lambda}) = \cap_{\lambda \in \Lambda} (T \cup S_{\lambda}).$$

3. 有限集与无限集.  $|S|$  or  $\text{card}(S)$ .

4. 集合论的语言刻画方程的解.

#### 4. 映射

##### 4.1 定义、例子和类型

1. 定义  $\text{id}_S$  (恒同映射);  $\text{id}_S'$  (嵌入映射);  $P$  (投影映射)

2. 单射, 满射, 双射.

##### 4.2 像集和原像集

像集, 原像集, 纤维

##### 4.3 映射的复合

##### 4.4 映射的逆

1. 逆映射 (若可逆, 则逆映射唯一).

2. 穿衣脱衣规则  $\iff f$  为双射.

##### 4.5 集合的势

1. 若  $f$  为双射  $f: S \rightarrow T$   $\text{card}(S) = \text{card}(T)$ .

2.  $f(S)$  所有  $S$  的子集构成的集合, 则  $S$  与  $f(S)$  不等势.

#### 5. 等价关系和序关系

##### 5.1 二元关系

1. 定义

##### 5.2 等价关系

1. 自反性, 对称性, 传递性

2.  $m | (x-y)$ ,  $x \equiv_m y$  ( $x \equiv y \pmod{m}$ )

(验证等价关系)

### 5.3 等价类和商集

$$\bar{x} = \{y \in S \mid x \sim y\}.$$

- (i)  $x \sim y \iff \bar{x} \sim \bar{y}.$   
(ii)  $x \not\sim y \iff \bar{x} \cap \bar{y} = \emptyset.$
- $\pi: S \longrightarrow S/\pi$   
 $x \longmapsto \bar{x}$

商映射或自然投影.

### 5.4 集合的划分

- 定义

### 5.5 映射分解定理

- $f: S \rightarrow T$  是映射, 如果  $f(x) = f(y)$ , 则  $x \sim_f y$ .  
称  $\sim_f$  是  $f$  诱导的等价关系.

- $$\begin{array}{ccc} S & \xrightarrow{f} & T \\ & \searrow \pi & \nearrow \bar{f} \\ & & (S/\sim_f) \end{array}$$

### 5.6 序关系

- 自反, 反对称, 传递性.
- 最大元, 最小元.

## 6. 置换

### 6.1 置换的定义和乘法

$$\text{card}(S_n) = n!$$

- 注意计算  $\sigma\tau$ ,  $\tau\sigma$  时的先后顺序
- 计算置换的阶: a.  $\sigma^k = e$    b.  $\sigma^m = e \implies k \mid m$   
c. 最小公倍数

## 6.2 循环分解

1.  $k$  为循环长度
2. 互不相交的置换可交换

## 6.3 偶置换和奇置换

1. 任何一个循环都是若干个对换之积
2. 奇置换, 偶置换的定义, 符号.  $\varepsilon_{\sigma\tau} = \varepsilon_{\sigma} \varepsilon_{\tau}$

## 7. 整数的算数

### 7.1 最大公因子和最小公倍数

1. 基本性质:  $d|m$  且  $d|n$ , 则  $d|(um+vn)$ .

2. 如果  $\gcd(m, n) = 1$ , 则称  $m$  和  $n$  互素.

$$m, n \text{ 互素} \iff \exists u, v \in \mathbb{Z} \text{ s.t. } um + vn = 1.$$

3.  $\text{lcm}(m, n) = \frac{mn}{\gcd(m, n)}$

4. 辗转相除.

### 7.2 素数

1. 定义

2. 设  $p$  是素数,  $a, b \in \mathbb{Z}$ , 若  $p|ab$ , 则  $p|a$  或  $p|b$ .

3. 设  $p$  是素数,  $k$  是小于  $p$  的正整数. 证明:

$$p | \binom{p}{k}$$

## 第二章 矩阵

### 1. 线性相关性

1.1 坐标空间的定义

1.2 线性组合, 线性相关和线性无关

1. 判断是否可以线性表出 (增广矩阵? 相容)

2. 判断线性相关性.

(系数矩阵? 平凡解)

3. 部分? 整体

1.3 坐标空间中的子空间

1.  $\alpha x + \beta y ? \in U$

eg.  $\ker(\varphi), \text{im}(\varphi), \text{sol}(H), \langle S \rangle$ .

2. 子空间的交与和都是子空间

3. 线性流形的定义

线性流形是子空间  $\Leftrightarrow$  含有零向量

4.  $\langle S \rangle$  若  $S \subset U \Rightarrow \langle S \rangle \subset U$ .

eg.  $U + W = \langle U \cup W \rangle$ .

5. 直和.

2. 子空间的基底和维数

2.1 极大线性无关组

2.2 子空间的基底

1. 基的定义

2. 基扩充定理

2.3 维数

1. 基的个数称之为维数

2.  $U \subset W \Rightarrow \dim(U) \leq \dim(W)$ .

3.  $\dim(U+W) + \dim(U \cap W) = \dim(U) + \dim(W)$ .

直和:  $\dim(U+W) = \dim(U) + \dim(W)$ .

3. 矩阵的秩

3.1 初等行变换下的不变量

1. 行空间、列空间、行秩、列秩

### 3.2 矩阵的秩

1. 行秩 = 列秩

2.  $\text{rank}(A) \leq \min(m, n)$  行, 列空间

3.  $\text{rank}((A, B)) \leq \text{rank}(A) + \text{rank}(B)$ .

### 3.3 矩阵的转置

## 4. 线性方程组和矩阵的秩

### 4.1 定性部分

1. (i)  $L$  相容  $\Leftrightarrow \text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ .

(ii)  $L$  确定  $\Leftrightarrow \text{rank}(A) = \text{rank}(B) = n$ .

2.  $H$  有非平凡解  $\Leftrightarrow \text{rank}(A) < n$ .

3.  $H$  确定  $\Leftrightarrow L$  确定

### 4.2 定量部分

1. 对偶定理, 方程组版

$$\dim(\text{sol}(H)) + \text{rank}(A) = n.$$

2. 注意  $\text{sol}(H)$  与  $\text{sol}(L)$  的求解与表达。

## 5. 坐标空间之间的线性映射.

### 5.1 定义和 (与基底无关的) 性质

1.  $\phi(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) = \alpha \phi(\vec{x}) + \beta \phi(\vec{y})$

2. 恒同映射, 零映射, 数乘映射

3.  $\phi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  线性映射: 保相关性

$\phi(U)$  是  $\mathbb{R}^m$  子空间,  $\text{im}(\phi)$

$\phi^{-1}(W)$  是  $\mathbb{R}^n$  子空间,  $\phi^{-1}(\vec{0}_m)$ .

$$\phi \text{ 单} \Leftrightarrow \ker(\phi) = \{\vec{0}_n\}$$

## 5.2 与基底和维数有关的性质

$$\phi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$\sum_{j=1}^n \alpha_j \vec{v}_j \mapsto \sum_{j=1}^n \alpha_j \vec{w}_j, \quad \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$$

1.  $\dim(\ker(\phi)) + \dim(\text{im}(\phi)) = n.$

2.  $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$   $\phi$  单  $\Leftrightarrow \phi$  满

3.  $\dim(U) \geq \dim(\phi(U)).$  } 可当作结论采用.  
 $\phi$  满:  $\dim(\phi^{-1}(W)) \geq \dim(W).$  }

## 6. 矩阵的运算

### 6.1 线性映射在标准基下的矩阵表示

$$\phi(\vec{e}_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \vec{e}_i$$

$$A = (\phi(\vec{e}_1), \dots, \phi(\vec{e}_n)) = (a_{ij})_{m \times n}$$

$$\text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$$

$$\underline{\Phi}: \text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m) \longrightarrow \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$\phi \longmapsto A_\phi.$$

$$\underline{\Psi}: \mathbb{R}^{m \times n} \longrightarrow \text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$$

$$A \longmapsto \phi_A$$

$$\underline{\Phi} \circ \underline{\Psi} = \text{id}_{\mathbb{R}^{m \times n}}$$

$$\underline{\Psi} \circ \underline{\Phi} = \text{id}_{\text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)}.$$

a.  $\text{im}(\phi) = V_c(A), \quad \dim(\text{im}(\phi)) = \text{rank}(A).$

$\phi$  满射  $\Leftrightarrow A$  行满秩.

b.  $\dim(\ker(\phi)) = n - \text{rank}(A)$   $\phi$  单射  $\Leftrightarrow A$  列满秩

c.  $\phi$  双射  $\Leftrightarrow m=n$   $A$  满秩

### 6.2 线性映射的运算

映射的加法与数乘

### 6.3 矩阵的线性运算

推论:  $\text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m) = \{ \varphi \mid \varphi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m \}$ .

$$\Phi: \text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m) \rightarrow \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$\varphi \mapsto A_\varphi$$

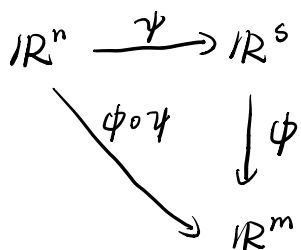
$$\bar{\Psi}: \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$$

$$A \mapsto \varphi_A$$

$$\Phi(\lambda\varphi + \mu\psi) = \lambda\Phi(\varphi) + \mu\Phi(\psi)$$

$$\bar{\Psi}(\lambda A + \mu B) = \lambda\bar{\Psi}(A) + \mu\bar{\Psi}(B)$$

### 6.4 矩阵的乘法



1. 矩阵的乘法不满足交换律, 满足结合律

$$2. (AB)^t = B^t A^t$$

$$3. \text{rank}(A) = \text{rank}(BA) = \text{rank}(AC)$$

$A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $B$  是  $m$  阶满秩,  $C$  是  $n$  阶满秩.

### 7.1 $M_n(\mathbb{R})$ 上的运算

$A^t = A$ :  $A$  为对称矩阵

$A^t = -A$ :  $A$  为斜对称矩阵

$A^2 = A$ :  $A$  为幂等矩阵

$A^k = 0$ :  $A$  为幂零矩阵

### 7.2 交换不限量与中心元

$$\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$$

中心元: 数乘矩阵

换位元引理