



# 线性代数 A 习题课讲义集

作者：Caiyou Yuan

时间：October 5, 2021

## 特别声明

这里主要整理了作者在担任北京大学线性代数 A 这门课程的助教期间，在习题课上讲解的一些题目，主要参考了，

1. 高等代数（第三版）丘维声，高等教育出版社
2. 高等代数学习指导书（第二版）丘维生，清华大学出版社

以及一些其他书籍。

作者能力有限，难免有考虑不周和疏漏之处，欢迎批评指正。

Caiyou Yuan  
October 5, 2021

# 目录

<b>1</b>	<b>线性方程组</b>	<b>1</b>
<b>2</b>	<b>行列式</b>	<b>2</b>
2.1	n 元排列 . . . . .	2
2.2	n 阶行列式的定义 . . . . .	2
2.3	行列式的性质 . . . . .	3
2.4	行列式按一行 (列) 展开 . . . . .	4
2.5	Cramer 法则 . . . . .	5
2.6	行列式按多行展开 . . . . .	6
<b>3</b>	<b>n 维向量空间</b>	<b>7</b>
3.1	$K^n$ 及其子空间 . . . . .	7
3.2	线性相关/无关 . . . . .	7
3.3	极大线性无关组, 向量组的秩 . . . . .	7
3.4	基, 维数 . . . . .	8
3.5	矩阵的秩 . . . . .	8
3.6	线性方程组有解的充要条件 . . . . .	9
3.7	齐次/非齐次线性方程组的解 . . . . .	9
<b>4</b>	<b>矩阵</b>	<b>10</b>
4.1	矩阵的运算和特殊矩阵 . . . . .	10
4.2	矩阵相乘的秩与行列式 . . . . .	10
4.3	可逆矩阵 . . . . .	11
4.4	分块矩阵 . . . . .	12
4.5	正交矩阵和欧氏空间 . . . . .	12
4.6	线性映射 . . . . .	13
<b>5</b>	<b>矩阵相抵和相似</b>	<b>14</b>
5.1	矩阵相抵 . . . . .	14
5.2	广义逆矩阵 . . . . .	15
5.3	矩阵的相似和对角化 . . . . .	15
5.4	实对称矩阵的对角化 . . . . .	16
5.5	二次型和矩阵合同 . . . . .	17

## 第 1 章 线性方程组

- 矩阵的初等行变换
- 阶梯形矩阵, 简化阶梯形矩阵
- Gauss-Jordan 算法, 无解/有唯一解/有无数解
- 数域,  $Q, R, C$

### 例题

1. 证明任意一个矩阵都可以经过一系列初等行变换化为 (简化) 阶梯形矩阵.

**解** 对行数  $s$  进行数学归纳:  $s = 1$  显然成立, 假设  $s = k$  时成立, 而当  $s = k + 1$  时,

1. 若  $a_{11} \neq 0$ , 使用初等行变换, 将  $a_{21}, \dots, a_{k+1,1}$  化为 0, 对右下的子矩阵使用归纳假设即可;
2. 若  $a_{11} = 0, a_{i1} \neq 0$ , 交换 1 行和  $i$  行, 即化为情况 1;
3. 若第一列均为零, 则对右下  $k$  行的子矩阵使用归纳假设即可;

所以对于阶梯形, 结论成立。而简化阶梯形只需在阶梯形基础上再做若干次初等行变换即可。

2. 解如下线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + \cdots + x_n = 1 \\ x_2 + x_3 + \cdots + x_{n+1} = 2 \\ x_3 + x_4 + \cdots + x_{n+2} = 3 \\ \vdots \\ x_{n+1} + x_{n+2} + \cdots + x_{2n} = n + 1 \end{cases}$$

**解** 相邻两式相减; 注意到  $x_{n+2}, x_{n+3}, \dots, x_{2n}$  是自由变量即可

3. 解如下线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + \cdots + (n-1)x_{n-1} + nx_n = b_1 \\ nx_1 + x_2 + \cdots + (n-2)x_{n-1} + (n-1)x_n = b_2 \\ (n-1)x_1 + nx_2 + \cdots + (n-3)x_{n-1} + (n-2)x_n = b_3 \\ \vdots \\ 2x_1 + 3x_2 + \cdots + nx_{n-1} + x_n = b_n \end{cases}$$

其中  $b_1, \dots, b_n$  为给定常数

**解** 各式相加; 相邻两项相减

## 第2章 行列式

### 2.1 n元排列

- 逆序数
- 奇/偶排列

#### 例题

1. 设  $1, 2, \dots, n$  的  $n$  元排列  $a_1 a_2 \cdots a_k b_1 b_2 \cdots b_{n-k}$  有

$$\tau(a_1 a_2 \cdots a_k) = \tau(b_1 b_2 \cdots b_{n-k}) = 0$$

那么  $\tau(a_1 a_2 \cdots a_k b_1 b_2 \cdots b_{n-k})$  是多少?  $n, k, a_1, \dots, a_k, b_1, \dots, b_{n-k}$  均已知,  $\tau(a_1 a_2 \cdots a_k)$  表示排列  $a_1 a_2 \cdots a_k$  的逆序数.

**解**  $\sum_{i=1}^k a_i - \frac{k(k+1)}{2}$ , 答案不唯一

2. 说明  $n(n>1)$  元排列中, 奇偶排列各占一半

**解** 任意两位置的对换, 建立了奇排列和偶排列间的一一对应

3. (1) 若  $\tau(a_1 a_2 \cdots a_n) = r$ , 那么  $\tau(a_n a_{n-1} \cdots a_1)$  是多少?

**解**  $\frac{n(n-1)}{2} - r$

- (2) 计算所有  $n$  元排列的逆序数之和

**解** 在上一问的基础上, 将所有排列分为  $\frac{n!}{2}$  组;

### 2.2 n阶行列式的定义

$$\begin{aligned} \det A &= \sum_{j_1 j_2 \cdots j_n} (-1)^{\tau(j_1 j_2 \cdots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{nj_n} \\ &= \sum_{i_1 i_2 \cdots i_n} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \cdots i_n)} a_{i_1 1} a_{i_2 2} \cdots a_{i_n n} \end{aligned}$$

**注** 如何从上一行定义, 导出下一行定义? 见课本<sup>[1]</sup>24-25 页

## 例题

1. 下列行列式是  $x$  的几次多项式, 求出  $x^4$  项和  $x^3$  项的系数

$$\begin{vmatrix} 5x & x & 1 & x \\ 1 & x & 1 & -x \\ 3 & 2 & x & 1 \\ 3 & 1 & 1 & x \end{vmatrix}$$

**解** 按照定义讨论, 或者按某行/列展开; 四次多项式;  $5x^4, -2x^3$

2. 计算下列行列式

$$\begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & \cdots & a_n \\ b_2 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ b_3 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_n & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{vmatrix}$$

**解** 箭形行列式, 利用定义;  $a_1 - a_2b_2 - a_3b_3 - \cdots - a_nb_n$

## 2.3 行列式的性质

## 例题

- 计算下列行列式

$$\begin{vmatrix} x_1 - a_1 & x_2 & x_3 & \cdots & x_n \\ x_1 & x_2 - a_2 & x_3 & \cdots & x_n \\ x_1 & x_2 & x_3 - a_3 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1 & x_2 & x_3 & \cdots & x_n - a_n \end{vmatrix}$$

其中  $a_i \neq 0, i = 1, \cdots, n$ .

**解**  $(-1)^n a_1 a_2 \cdots a_n \left(1 - \frac{x_1}{a_1} - \cdots - \frac{x_n}{a_n}\right)$

1. 第一行的  $-1$  倍加到 2 到  $n$  行, 化为箭形矩阵行列式;
2. 非对角元素补上减去 0, 每列拆分为两列,  $2^n$  个行列式中经有  $n+1$  个非零;
3. 和方法二类似, 但只对第一列拆分, 找到  $n$  阶结果和  $n-1$  阶结果的关系;

## 2.4 行列式按一行(列)展开

- 余子式, 代数余子式
- Vandermonde 行列式 (行列式的递推)

**注** 按行展开如何从行列式定义推导?

### 例题

1. 计算下列行列式

(1)

$$\begin{vmatrix} 2a & a^2 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2a & a^2 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2a & a^2 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & 2a & a^2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 & 2a \end{vmatrix}$$

**解** 递推;  $S_n = 2aS_{n-1} - a^2S_{n-2}$ ,  $S_n = (n+1)a^n$

(2)

$$\begin{vmatrix} a+b & ab & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ 1 & a+b & ab & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & a+b & ab & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & a+b & ab \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 & a+b \end{vmatrix}$$

**解** 递推;  $S_n = (a+b)S_{n-1} - abS_{n-2}$ , 若  $a = b$ , 则化为上一小问; 若  $a \neq b$ ,  $S_n = \frac{a^{n+1} - b^{n+1}}{a-b}$

(3)

$$\begin{vmatrix} a & b & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ c & a & b & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & c & a & b & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & c & a & b \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & c & a \end{vmatrix}$$

**解** 递推

$$S_n = \begin{cases} (n+1)\left(\frac{a}{2}\right)^n & a^2 = 4bc \\ \frac{x_1^{n+1} - x_2^{n+1}}{x_1 - x_2} & a^2 \neq 4bc \end{cases}$$

其中  $x_1, x_2$  是  $x^2 - ax + bc = 0$  的两个根。

2. 计算如下行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_{n-1} & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & \cdots & x_{n-1}^2 & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ x_1^{n-2} & x_2^{n-2} & \cdots & x_{n-1}^{n-2} & x_n^{n-2} \\ x_1^n & x_2^n & \cdots & x_{n-1}^n & x_n^n \end{vmatrix}$$

**解** 考虑如下的  $n+1$  阶 Vandermonde 行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_{n-1} & x_n & x \\ x_1^2 & x_2^2 & \cdots & x_{n-1}^2 & x_n^2 & x^2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_1^{n-2} & x_2^{n-2} & \cdots & x_{n-1}^{n-2} & x_n^{n-2} & x^{n-2} \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \cdots & x_{n-1}^{n-1} & x_n^{n-1} & x^{n-1} \\ x_1^n & x_2^n & \cdots & x_{n-1}^n & x_n^n & x^n \end{vmatrix}$$

所需计算的行列式，即是该 Vandermonde 行列式（按最后一列展开）的  $x^{n-1}$  项系数的相反数。结果为  $(x_1 + x_2 + \cdots + x_n) \prod_{i < j} (x_j - x_i)$ 。

## 2.5 Cramer 法则

### 例题

1. 对于线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

其中

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \quad B_1 = \begin{bmatrix} b_1 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ b_2 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_n & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \quad \cdots \quad B_n = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & b_n \end{bmatrix}$$

证明:

a. 当  $\det A \neq 0$  时，方程组有唯一解；



b. 当  $\det A \neq 0$  时, 方程组的唯一解为

$$x_i = \frac{\det B_i}{\det A}, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

## 2.6 行列式按多行展开

### 例题

1. 证明

$$(\det A)(\det B) = \det C$$

其中

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix} \quad c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$$

提示, 考虑如下  $2n$  阶矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 0 & \cdots & 0 & b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{bmatrix}$$

**解** 通过初等行变换, 将其变为

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \\ -1 & 0 & \cdots & 0 & b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{bmatrix}$$

## 第3章 n 维向量空间

### 3.1 $K^n$ 及其子空间

- $K^n$  的定义 (有限维线性空间的典例)
- 子空间
- 线性表出 (求解线性方程组的另一个角度)

### 3.2 线性相关/无关

- 原向量组线性相关/无关, 部分组如何?
- 部分组线性相关/无关, 该向量组如何?
- 原向量组线性相关/无关, 延伸组/缩短组如何?

#### 例题

1. 设数域  $K$  上  $m \times n$  矩阵  $H$  的列向量组为  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ . 证明:  $H$  的任意  $s$  列 ( $s \leq \min\{m, n\}$ ) 都线性无关当且仅当,  $Hx = 0$  的任意非零解的非零分量大于  $s$

**解** 必要性, 考虑其逆否命题; 充分性, 考虑其逆否命题.

### 3.3 极大线性无关组, 向量组的秩

- 向量组的等价
- 极大线性无关组: 向量组及其极大线性无关组等价
- 向量组的秩: 向量组的极大线性无关组的向量数目相同
- 如果向量组 I 可以由向量组 II 线性表出, 则二者的秩有大小关系

#### 例题

1. 设数域  $K$  上  $s \times n$  矩阵 ( $s \leq n$ )

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{bmatrix}$$

满足

$$2|a_{ii}| > \sum_{j=1}^n |a_{ij}|, \quad i = 1, \dots, s$$

证明:  $A$  的行向量的组的秩等于  $s$ .

**解** 考虑  $A$  的前  $s$  行和列组成的子矩阵, 严格对角占优, 列秩为  $s$ , 行列式不为零, 所以行秩也为  $s$ . 或者直接利用矩阵的三秩合一

2. 证明两个向量组等价的充要条件是：秩相等且其中一个向量组可以被另一个线性表出。

**解** 必要性显然；充分性，考虑这两个的极大线性无关组 I 和 II，两个向量组数目均是  $r$ ，而且 I 可以被 II 线性表出，只需要证明 II 也可以被 I 线性表出即可。任取 II 中的向量，放到 I 中，此向量组  $r+1$  各元素，但是可以被 II ( $r$  个元素) 线性表出，所以  $r+1$  个元素线性相关，II 中任意向量均可以被 I 线性表出

3. 设向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  的秩为  $r$ ，在其中任取  $m$  个向量  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_m}$ ，证明此向量组的秩  $\geq r + m - s$ 。

**解** 原向量组  $s$  个向量分为两类： $r$  个极大线性无关组中的元素， $s-r$  个可以被线性表出的元素。任意取的  $m$  个向量中，取在前面极大线性无关组中的，至少有  $m - (s-r)$  个，即有这么多向量线性无关。

4. 设向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s; \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t; \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta_1, \dots, \beta_t$  的秩分别为  $r_1, r_2, r_3$ 。证明

$$\max(r_1, r_2) \leq r_3 \leq r_1 + r_2$$

**解** 取各自的极大线性无关组放在一起

## 3.4 基, 维数

- 基
- 维数

## 3.5 矩阵的秩

- 行秩等于列秩，即为矩阵的秩；如何说明？
- 任意非零矩阵的秩等于其非零子式的最高阶数；如何说明？

### 例题

1. 证明：

$$\text{rank} \begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix} \geq \text{rank}(A) + \text{rank}(B).$$

**解**

- 从非零子式上考虑：分别取 A, B 对应的最高阶非零子式对应的行列，构成一个新的非零子式；
- 从行空间上考虑：分别取 A, B 行空间的极大线性无关组，然后考虑对应延伸组，这两组线性无关。

2. 证明：如果  $m \times n$  矩阵 A 的秩为  $r$ ，则它的任意  $s$  行组成的子矩阵，秩不小于  $r + s - m$ 。

**解** 从行空间的角度，或者非零子式

### 3.6 线性方程组有解的充要条件

- 系数矩阵和增广矩阵有相同的秩

### 3.7 齐次/非齐次线性方程组的解

- 齐次/非齐次线性方程组的解集是一个子空间/陪集

#### 例题

1. 用行列式给出三点  $(x_i, y_i), i = 1, 2, 3$ , 不在一条直线上的充要条件

**解** 考虑直线方程  $Ax + By + C = 0$ , 联立无解; 考虑向量不共线;

2. 给出通过不在一条直线上三点  $(x_i, y_i), i = 1, 2, 3$ , 的圆的方程

**解** 考虑圆的表达式  $x^2 + y^2 + Ax + By + C = 0$ , 带入这三点, 这是关于  $A, B, C$  的线性方程组, 求解后带回方程即可; 或者考虑  $D(x^2 + y^2) + Ax + By + C = 0, D \neq 0$ ,

$$\begin{bmatrix} x^2 + y^2 & x & y & 1 \\ x_1^2 + y_1^2 & x_1 & y_1 & 1 \\ x_2^2 + y_2^2 & x_2 & y_2 & 1 \\ x_3^2 + y_3^2 & x_3 & y_3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} D \\ A \\ B \\ C \end{bmatrix} = \mathbf{0}$$

有非零解且  $D \neq 0$ .

3. 证明: 通过有理数坐标的三点的圆, 其圆心坐标也是有理数

**解** 数域封闭性, 求解线性方程组只在此数域中

4. 求三个平面

$$a_i x + b_i y + c_i z + d_i = 0, \quad i = 1, 2, 3$$

通过一条直线但是不合并为一个平面的充分必要条件.

**解** 对应非齐次线性方程组的解空间维数为 1. 即系数/增广矩阵秩为 2

## 第4章 矩阵

### 4.1 矩阵的运算和特殊矩阵

- 相同行列数目的矩阵全体在加法和数乘下构成线性空间
- 矩阵的乘法 (线性映射的复合, 有限维线性映射的典型)

#### 例题

1. (矩阵的幂次)

(a)

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}_{n \times n}$$

计算  $A^m$ , 其中  $m$  为正整数.

(b)

$$J = \begin{bmatrix} x & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & x & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & x \end{bmatrix}_{n \times n}$$

计算  $J^m$ , 其中  $m$  为正整数.

2. 证明: 反对称矩阵的秩为偶数

**解** 取行向量组的极大线性无关组, 记为  $i_1, i_2, \dots, i_r$  行, 考虑这些行列组成的子矩阵, 行列式不为零, 且反对称, 故  $r$  为偶数.

### 4.2 矩阵相乘的秩与行列式

- $\text{rank}(AB) \leq \min\{\text{rank}(A), \text{rank}(B)\}$
- 实数域上,  $\text{rank}(A^T A) = \text{rank}(A)$
- Binet-Cauchy 公式

### 例题

1. 举例说明, 对于复矩阵  $A$ , 有可能  $\text{rank}(A^T A) \neq \text{rank}(A)$
2. 证明, 对于实数域上的任意  $s \times n$  矩阵  $A$ , 都有  $\text{rank}(AA^T A) = \text{rank}(A)$
3. 设  $A, B$  分别是数域  $K$  上的  $s \times n, n \times m$  矩阵, 证明: 如果  $\text{rank}(AB) = \text{rank}(B)$ , 那么对于任意的数域  $K$  上的  $m \times r$  的矩阵  $C$ , 都有

$$\text{rank}(ABC) = \text{rank}(BC).$$

**解** 注意到  $ABx = 0$  和  $Bx = 0$  同解, 证明  $ABCx = 0$  和  $BCx = 0$  同解即可.

4. 计算如下矩阵的行列式

$$A = \begin{bmatrix} \cos(\alpha_1 - \beta_1) & \cos(\alpha_1 - \beta_2) & \cdots & \cos(\alpha_1 - \beta_n) \\ \cos(\alpha_2 - \beta_1) & \cos(\alpha_2 - \beta_2) & \cdots & \cos(\alpha_2 - \beta_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \cos(\alpha_n - \beta_1) & \cos(\alpha_n - \beta_2) & \cdots & \cos(\alpha_n - \beta_n) \end{bmatrix}$$

**解**  $\cos(\alpha_i - \beta_j) = \cos(\alpha_i)\cos(\beta_j) + \sin(\alpha_i)\sin(\beta_j)$ , 然后使用 Binet-Cauchy 公式;  $n \geq 2$  时为 0, 其他时候计算可得.

## 4.3 可逆矩阵

- $\det A \neq 0$  是方阵  $A$  可逆的充分必要条件
- 可逆矩阵可以表示为若干初等矩阵的乘积

### 例题

1. (不可约对角占有矩阵) 求如下矩阵的逆矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & & & \\ -1 & 2 & -1 & & \\ & -1 & 2 & -1 & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & -1 & 2 & -1 \\ & & & & -1 & 2 \end{bmatrix}_{n \times n}$$

**解** 计算伴随矩阵即可; 注意到, 伴随矩阵对称, 而且当  $i \geq j$  时,  $A_{ij} = S_{n-i}S_{j-1} = (n-i+1)j$ , 其中  $S_k = k+1$  表示  $k$  阶和  $A$  同类型矩阵的行列式.

2. ( $AB$  和  $BA$  的非零谱相同)  $A, B$  分别为  $n \times m$  和  $m \times n$  的矩阵

(a). 证明, 若  $I_n - AB$  可逆, 则  $I_m - BA$  也可逆.

**解** 验证  $(I_m - BA)^{-1} = I_m + B(I_n - AB)^{-1}A$

(b). 证明  $\lambda^m \det(\lambda I_n - AB) = \lambda^n \det(\lambda I_m - BA)$

**解** 考虑分块矩阵

$$\begin{bmatrix} \lambda I_n & A \\ B & \lambda I_m \end{bmatrix}$$

使用初等行/列变换, 计算其行列式

## 4.4 分块矩阵

### 例题

1. (矩阵的 LU 分解) 证明: 如果  $A$  的所有顺序主子式不等于零, 则存在可逆的下三角矩阵  $L$ , 使得  $LA$  是上三角矩阵

**解** 考虑 Gauss 消去, 使用初等变换将矩阵化为阶梯型的过程. 使用数学归纳法, 和分块矩阵的记号说明.

## 4.5 正交矩阵和欧氏空间

- 正交矩阵的定义和性质 (实数域)
- 欧氏空间的内积 (对称正定的双线性函数)
- Schmidt 正交化

### 例题

1. (矩阵的 QR 分解) 证明: 可逆矩阵  $A$ , 可以唯一分解为正交矩阵  $Q$  与主对角元都是正数的上三角矩阵  $R$  的乘积

**解** 存在性可以通过 Householder 变换, Givens 变换或者 Schmidt 正交化来说明; 唯一性, 注意到上三角的正交矩阵为主对角元为  $\pm 1$  的对角矩阵;

2.  $A$  是  $s \times n$  的实矩阵, 说明  $A^T$  的像空间和  $A$  的核空间正交, 即在两空间中各自任意取一个向量, 内积均为零

3. (最小二乘)  $A$  是  $m \times n$  的实矩阵,  $m > n, b \in \mathbb{R}^n$ , 如果存在  $x_0$  使得, 对于任意的  $x \in \mathbb{R}^n$ ,

$$|Ax_0 - b|^2 \leq |Ax - b|^2$$

则称  $x_0$  是  $Ax = b$  的最小二乘解. 证明  $x_0$  是最小二乘解, 当且仅当  $x_0$  是如下线性方程组的解

$$A^T Ax = A^T b$$

**解** 转化为无约束二次优化问题, 求梯度可得必要性, 充分性可以求 Hessian, 利用函数的凸性; 或者利用扰动说明充分性,

$$|Ax_0 - b|^2 \leq |A(x_0 + ty) - b|^2$$

即  $t^2(y^T A^T A y) + 2ty^T (A^T Ax_0 - A^T b) \geq 0$ .

## 4.6 线性映射

- $\dim(\ker A) + \dim(\operatorname{Im} A) = \dim(K^n)$

### 例题

1. 设  $S$  是一个有限集合, 映射  $f: S \rightarrow S$ , 证明:  $f$  为单射和  $f$  为满射互相等价.

**解**  $|f(S)| = |S|$

2. 上一题结论在  $S$  不是有限集合的时候成立么? 若成立, 请证明; 不成立给出反例

3. 设  $V$  是一个有限维线性空间, 线性映射  $L: V \rightarrow V$ , 证明:  $L$  为单射和  $L$  为满射互相等价.

**解** 映射的线性, 保证了  $L(V)$  也是一个线性空间. 考虑  $V$  的一组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ , 以及  $L\alpha_1, \dots, L\alpha_n$ ,

1. 若  $L$  为单射, 则  $L\alpha_i$  也有  $n$  个, 其线性无关. 所以  $\dim L(V) = n, L(V) = V$ , 所以是满射.
2. 若  $L$  为满射,  $\dim L(V) = n$ , 注意到  $L\alpha_1, \dots, L\alpha_n$  张成  $L(V)$ ,  $n \leq \operatorname{rank}(\{L\alpha_1, \dots, L\alpha_n\}) \leq n$ , 故  $L\alpha_i$  线性无关, 故  $L$  为单射



## 第5章 矩阵相抵和相似

### 5.1 矩阵相抵

- 如果矩阵  $A$  可以通过初等行/列变换为矩阵  $B$ , 则称  $A, B$  相抵
- 矩阵相抵是  $M_{m \times n}(K)$  上的一个等价关系
- $M_{m \times n}(K)$  中的两矩阵相抵当且秩相等

#### 例题

1. 设  $A, B, C$  分别是数域  $K$  上  $s \times n, p \times m, s \times m$  矩阵, 证明矩阵方程  $AX - YB = C$  有解的充分必要条件是

$$\text{rank} \begin{bmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{bmatrix} = \text{rank} \begin{bmatrix} A & C \\ 0 & B \end{bmatrix}$$

**解** 必要性将  $C = AX - YB$  代入即可; 充分性, 假设  $\text{rank}(A) = a, \text{rank}(B) = b$ , 则存在可逆矩阵  $P_a, Q_a, P_b, Q_b$ , 使得

$$P_a A Q_a = \begin{bmatrix} I_a & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad P_b B Q_b = \begin{bmatrix} I_b & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

所以

$$\begin{bmatrix} P_a & \\ & P_b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & C \\ 0 & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Q_a & \\ & Q_b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_a & 0 & C_{11} & C_{12} \\ 0 & 0 & C_{21} & C_{22} \\ 0 & 0 & I_b & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

其中

$$P_a C Q_b = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{bmatrix}$$

由已知条件,  $C_{22} = 0$ . 所以

$$\begin{bmatrix} I & -C_{11} & & \\ & I & -C_{21} & \\ & & I & \\ & & & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} P_a & \\ & P_b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & C \\ 0 & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Q_a & \\ & Q_b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & & -C_{12} & \\ & I & & \\ & & I & \\ & & & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_a & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & I_b & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

注意右上角的分块计算结果为 0, 整理即可获得原矩阵方程的解.

## 5.2 广义逆矩阵

- (矩阵相抵标准型的应用) 如果  $A$  的相抵标准型为

$$A = P \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} Q$$

其中  $P, Q$  分别是  $s, n$  级可逆矩阵, 那么矩阵方程  $AXA = A$  通解为

$$X = Q^{-1} \begin{bmatrix} I_r & B \\ C & D \end{bmatrix} P^{-1}$$

其中  $B, C, D$  分别是任意的  $r \times (s-r), (n-r) \times r, (n-r) \times (s-r)$  矩阵. 证明?

- 非齐次线性方程组  $AX = \beta$  的通解为  $X = A^- \beta$ , 其中  $A^-$  是  $A$  的任意一个广义逆. 证明?

### 例题

1. (广义逆的一个充分必要条件) 设  $A, B$  分别是数域  $K$  上的  $s \times n, n \times s$  的矩阵

(a) 证明  $\text{rank}(A - ABA) = \text{rank}(A) + \text{rank}(I - BA) - n$

**解** Sylvester 不等式, 考虑等式成立的条件

(b) 证明  $B$  是  $A$  的一个广义逆的充分必要条件是  $\text{rank}(A) + \text{rank}(I - BA) = n$ .

2. (两两正交的幂等矩阵的充分必要条件) 设  $A_1, A_2, \dots, A_s$  都是数域  $K$  上的  $n$  级矩阵

(a) 令  $D = \text{diag}\{A_1, A_2, \dots, A_s\}$ ,  $E = \underbrace{(I_n, I_n, \dots, I_n)}_{s \uparrow}$ . 证明:  $A_1, A_2, \dots, A_s$  都是幂等矩阵, 且  $A_i A_j =$

0(当  $i \neq j$ ) 的充分必要条件是  $E^T E$  是  $D$  的一个广义逆.

**解** 验证  $DE^T ED = D$

(b) 令  $A = \sum_{i=1}^s A_i$ , 证明:  $A_1, A_2, \dots, A_s$  都是幂等矩阵, 且  $A_i A_j = 0$ (当  $i \neq j$ ) 的充分必要条件是  $A$  是幂等矩阵, 且  $\text{rank}(A) = \sum_{i=1}^s \text{rank}(A_i)$ .

**解** 使用第一题的结论, 验证  $E^T E$  是  $D$  的一个广义逆. 其中  $\text{rank}(I - E^T ED) = n(s-1) + \text{rank}(I_n - A)$ (使用初等变换化为块对角).

## 5.3 矩阵的相似和对角化

- 相似矩阵有相同的行列式, 秩, 迹, 特征多项式, 特征值
- $n$  级矩阵可对角化的充分必要条件是  $n$  个线性无关的特征向量
- 如何求矩阵的所有线性无关的特征向量?

### 例题

1. (Frobenius 矩阵) 复数域上的矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_1 & \cdots & -a_{n-2} & -a_{n-1} \end{bmatrix}$$

$A$  是否可以 diagonal 化? 若是求它的所有特征值和特征向量, 若否说明原因.

**解** 特征多项式为  $\lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0$ , 设其  $n$  个根为  $\lambda_i$  注意到  $\text{rank}(\lambda_i I - A) = n - 1$ . 故  $A$  可 diagonal 化当且仅当特征多项式无重根.

## 5.4 实对称矩阵的对角化

- 实对称矩阵在实数域上有特征值
- 实对称矩阵一定正交相似于对角矩阵

### 例题

1. (复 Schur 分解) 定义  $U^H$  表示矩阵的共轭转置, 若  $U^H U = I$ , 则称方阵  $U$  为酉矩阵. 证明对任意的复数方阵  $A$ , 存在酉矩阵  $U$ , 使得  $U^H A U$  为上三角矩阵.

2. (实 Schur 分解) 证明, 对任意的实数方阵, 存在实正交矩阵  $U$ , 使得  $U^T A U$  为分块上三角矩阵, 形如

$$\begin{bmatrix} T_{11} & T_{12} & \cdots & T_{1r} \\ & T_{22} & \cdots & T_{2r} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & T_{rr} \end{bmatrix}$$

其中  $T_{ii}$  为 1 阶或 2 阶矩阵, 且当是 2 阶矩阵, 其特征值是一对共轭复根.

**解** 若  $\lambda$  为  $A$  的实特征值, 取其实特征向量即可, 做法相同; 若  $\lambda = \omega + i\mu$  为复特征值 ( $\mu \neq 0$ ), 取其复特征向量  $x = u + iv$ , 则

$$A[u, v] = [u, v] \begin{bmatrix} \omega & \mu \\ -\mu & \omega \end{bmatrix}$$

且  $u$  和  $v$  线性无关 (首先  $v \neq 0$ , 否则  $i\mu u = 0$ ; 其次假设  $u = kv, k$  为实数, 则可推出  $(1 + k^2)\mu = 0$  矛盾), 取 QR 分解,

$$Q[u, v] = \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$QAQ^T \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \omega & \mu \\ -\mu & \omega \end{bmatrix}$$

由于  $u, v$  的线性无关, 所以  $R$  非奇异,

$$QAQ^T = \begin{bmatrix} T & * \\ 0 & * \end{bmatrix}$$

$$\text{其中 } T = R \begin{bmatrix} \omega & \mu \\ -\mu & \omega \end{bmatrix} R^{-1}.$$

## 5.5 二次型和矩阵合同

- 数域  $K$  上的任一对称矩阵都合同于一个对角矩阵 (合同标准形)
- 合同标准形并不唯一; 实对称矩阵的规范形是唯一的 (惯性定律); 复对称矩阵呢?
- $n$  阶实对称矩阵是正定的, 当且仅当正惯性指数为  $n$ /特征值全大于 0/所有顺序主子式大于 0

### 例题

1. 设实二次型

$$f(x_1, \dots, x_n) = l_1^2 + \dots + l_s^2 - l_{s+1}^2 - \dots - l_{s+u}^2$$

其中  $l_i$  是  $x_1, \dots, x_n$  的一次齐次多项式. 证明  $f$  的正惯性指数  $p \leq s$ , 负惯性指数  $q \leq u$ .

**解** 仿照惯性定律的证明方式

2. (复对称矩阵的合同) 证明, 复对称矩阵  $A, B$  合同的充分必要条件是  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ .

**解** 由于  $A, B$  相抵, 必要性得证; 充分性, 只需证明  $A$  合同于  $\text{diag}\{I_r, 0\}$ , 其中  $\text{rank}(A) = r$ . 首先,  $A$  可以通过可逆矩阵  $C_1$ , 合同对角化于对角矩阵  $\text{diag}\{d_1, \dots, d_r, 0, \dots, 0\}$ , 然后令  $C_2 = \text{diag}\{\sqrt{d_1}, \dots, \sqrt{d_r}, 1, \dots, 1\}$ , 故  $A$  可以通过  $C_2^{-1}C_1$ , 合同于  $\text{diag}\{I_r, 0\}$ .

3. 证明, 如果  $A, B$  都是  $n$  级正定矩阵, 那么  $AB$  是正定矩阵的充要条件是  $AB = BA$ .

**解** 必要性, 由  $AB$  的对称性可知; 充分性,  $AB = BA$  则意味着这两个正定矩阵可以同时对角化, 具体的, 存在正交矩阵  $T$ , 使得  $A = T^T \Lambda T$ , 其中  $\Lambda = \text{diag}\{\underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_1}_{n_1 \text{ 个}}, \underbrace{\lambda_2, \dots, \lambda_2}_{n_2 \text{ 个}}, \dots, \underbrace{\lambda_k, \dots, \lambda_k}_{n_k \text{ 个}}\}$ ,  $n_1 + n_2 + \dots + n_k = n$ , 故  $T^T \Lambda T B = B T^T \Lambda T$ , 即  $\Lambda T B T^T = T B T^T \Lambda$ , 故  $T B T^T$  是块对角矩阵, 形如  $\text{diag}\{B_1, \dots, B_k\}$ , 其中  $B_i$  是  $n_i$  级的对称方阵. 所以存在  $n_i \times n_i$  的正交矩阵  $T_i$ , 使得

$$T_i^T B_i T_i = \text{diag}\{\underbrace{\lambda_i, \dots, \lambda_i}_{n_i \text{ 个}}\}$$

所以  $S = \text{diag}\{T_1, \dots, T_k\}T$  使得  $A, B$  同时对角化.

#### 4. (Hadamard 不等式)

(a) 证明: 如果  $A$  是  $n$  级正定矩阵,  $B \neq 0$  是  $n$  级半正定矩阵, 那么

$$|A + B| > \max\{|A|, |B|\}$$

**解** 存在可逆矩阵  $C$ , 使得  $C^T A C = I, C^T B C = D = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}, \lambda_i \geq 0$ .  $|A + B| = |C^{-T}||C^{-1}|(1 + \lambda_1) \cdots (1 + \lambda_n), |A| = |C^{-T}||C^{-1}|, |B| = |C^{-T}||C^{-1}|\lambda_1 \cdots \lambda_n$ ,

(b) 证明: 若

$$M = \begin{bmatrix} A & B \\ B^T & D \end{bmatrix}$$

是正定矩阵. 证明  $|M| \leq |A||D|$ , 等号成立当且仅当  $B = 0$ .

**解**  $|M| = |A||D - B^T A^{-1} B|$  并利用 (a) 的结论.

(c) 证明: 如果  $C = (c_{ij})$  是  $n$  级实矩阵, 则

$$|C| \leq \prod_{j=1}^n \sqrt{\sum_{i=1}^n c_{ij}^2}$$

这说明, 欧氏空间中,  $n$  个向量张成的超多面体的体积不超过这  $n$  个向量的长度乘积.

**解** 将 (b) 的结论推广到任意多个对角块: 考虑  $C$  非奇异, 则  $C^T C$  正定, 对其使用推广的 (b) 中结论.

#### 4. (正定矩阵的平方根分解) 证明: 对于正定矩阵 $A$ , 存在唯一的正定矩阵 $C$ , 使得 $A = C^2$ .

**解** 存在性通过对  $A$  正交对角化易得. 唯一性, 假设

$$C_1 = T_1^T \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} T_1$$

$$C_2 = T_2^T \text{diag}\{\mu_1, \dots, \mu_n\} T_2$$

由于  $C_1^2 = C_2^2$ , 这两个对角阵相似, 所以  $\mu_i = \lambda_i$ . (可能有  $T_1 \neq T_2$ ), 由于  $T_1^T \text{diag}\{\lambda_1^2, \dots, \lambda_n^2\} T_1 = T_2^T \text{diag}\{\lambda_1^2, \dots, \lambda_n^2\} T_2$ , 所以  $T_2 T_1^T \text{diag}\{\lambda_1^2, \dots, \lambda_n^2\} T_1 = \text{diag}\{\lambda_1^2, \dots, \lambda_n^2\} T_2 T_1^T$ ,  $T_2 T_1^T$  块对角, 故有

$$T_2 T_1^T \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} T_1 = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} T_2 T_1^T$$

证毕.

5. (极坐标分解) 证明任意实可逆矩阵  $A$ , 可以被唯一分解为

$$A = TS_1 = S_2T,$$

其中  $T$  为正交矩阵,  $S_1, S_2$  为正定矩阵.

**解** 存在性:  $A = A(A^T A)^{-\frac{1}{2}}(A^T A)^{\frac{1}{2}}$ , 其中  $A(A^T A)^{-\frac{1}{2}}$  为正交阵, 唯一性: 由  $A^T A$  平方根的唯一性

6. (SVD 分解)

(a) 证明任意的实可逆矩阵  $A$ , 都存在正交矩阵  $T_1, T_2$ , 使得

$$A = T_1 \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} T_2,$$

其中  $\lambda_i$  是  $A^T A$  特征值的平方根. 这个分解具有唯一性么?

**解**  $A = A(A^T A)^{-\frac{1}{2}}(A^T A)^{\frac{1}{2}}$ , 再对  $(A^T A)^{\frac{1}{2}}$  做谱分解即可. 考虑  $A$  正定时,  $A$  的正交对角化是 SVD 分解, 正交对角化的特征向量的选择不唯一, 故 SVD 也不唯一.

(b)  $A$  不可逆的时候呢?

**解** 同理考虑  $A^T A$  的谱分解, 并做矩阵分块

$$\begin{bmatrix} V_1^T \\ V_2^T \end{bmatrix} A^T A \begin{bmatrix} V_1 & V_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} D & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

所以  $V_2^T A^T A V_2 = 0$ , 注意到  $\text{tr}(V_2^T A^T A V_2) = \|AV_2\|_F^2 = 0$ , 所以  $AV_2 = 0$ . 取  $U_1 = MV_1 D^{-\frac{1}{2}}$ ,  $U_1^T U = D^{-\frac{1}{2}} V_1^T M^T M V_1 D^{-\frac{1}{2}} = D^{-\frac{1}{2}} D D^{-\frac{1}{2}} = I$ , 且  $U_1 D^{\frac{1}{2}} V_1^T = M V_1 V_1^T = M(I - V_2 V_2^T) = M$ . 所以将  $U_1$  扩充为一组基, 得到对应的  $U_2$ , 有

$$M = U_1 D^{\frac{1}{2}} V_1^T = \begin{bmatrix} U_1 & U_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} D^{\frac{1}{2}} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} V_1^T \\ V_2^T \end{bmatrix}$$

## 参考文献

- [1] 丘维生. 高等代数（第三版）上册[M]. 北京: 高等教育出版社, 2019.