

第一章 矩阵代数

- ❖ § 1.1 定义
- ❖ § 1.2 矩阵的运算
- ❖ § 1.3 行列式
- ❖ § 1.4 矩阵的逆
- ❖ § 1.5 矩阵的秩
- ❖ § 1.6 特征值、特征向量和矩阵的迹
- ❖ § 1.7 正定矩阵和非负定矩阵
- ❖ § 1.8 特征值的极值问题

§ 1.1 定义

$p \times q$ 矩阵:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1q} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2q} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{p1} & a_{p2} & \cdots & a_{pq} \end{pmatrix}$$

p 维列向量: $\mathbf{a} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_p \end{pmatrix}$

q 维行向量: $\mathbf{b}' = (b_1, b_2, \cdots, b_q)$

向量 \mathbf{a} 的长度: $\|\mathbf{a}\| = \sqrt{\mathbf{a}'\mathbf{a}} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_p^2}$

单位向量: $\|\mathbf{a}\| = 1$

- ❖ 若 A 的所有元素全为零，则称 A 为**零矩阵**，记作 $A=\mathbf{0}_{pq}$ 或 $A=\mathbf{0}$ 。
- ❖ 若 $p=q$ ，则称 A 为 p 阶**方阵**， $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{pp}$ 称为它的**对角线元素**，其他元素 $a_{ij}(i \neq j)$ 称为**非对角线元素**。
- ❖ 若方阵 A 的对角线下方的元素全为零，则称 A 为**上三角矩阵**。显然， $a_{ij}=0, i > j$ 。
- ❖ 若方阵 A 的对角线上方的元素全为零，则称 A 为**下三角矩阵**。显然， $a_{ij}=0, i < j$ 。
- ❖ 若方阵 A 的所有非对角线元素均为零，则称 A 为**对角矩阵**，简记为 $A=\text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{pp})$ 。
- ❖ 若 p 阶对角矩阵 A 的所有 p 个对角线元素均为1，则称 A 为 p 阶**单位矩阵**，记作 $A=I_p$ 或 $A=I$ 。

- ❖ 若将矩阵 A 的行与列互换，则得到的矩阵称为 A 的转置，记作 A' ，即

$$A' = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{p1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{p2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1q} & a_{2q} & \cdots & a_{pq} \end{pmatrix}$$

- ❖ 若方阵 A 满足 $A'=A$ ，则称 A 为对称矩阵。显然， $a_{ij}=a_{ji}$ 。

§ 1.2 矩阵的运算

❖ 若 $\mathbf{A}=(a_{ij}): p \times q$, $\mathbf{B}=(b_{ij}): p \times q$, 则 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 的 **和** 定义为

$$\mathbf{A}+\mathbf{B}=(a_{ij}+b_{ij}): p \times q$$

❖ 若 c 为一常数, 则它与 \mathbf{A} 的 **积** 定义为

$$c\mathbf{A}=(ca_{ij}): p \times q$$

❖ 若 $\mathbf{A}=(a_{ij}): p \times q$, $\mathbf{B}=(b_{ij}): q \times r$, 则 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 的 **积** 定义为

$$\mathbf{AB} = \left(\sum_{k=1}^q a_{ik} b_{kj} \right): p \times r$$

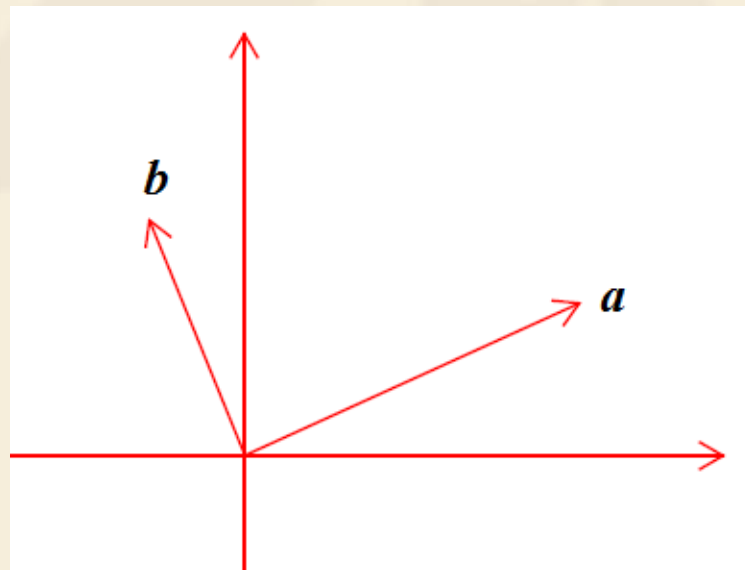
运算规律

- ❖ (1) $(A+B)'=A'+B'$ 。
- ❖ (2) $(AB)'=B'A'$ 。
- ❖ (3) $A(B_1+B_2)=AB_1+AB_2$ 。
- ❖ (4) $A\left(\sum_{i=1}^k B_i\right)=\sum_{i=1}^k AB_i$ 。
- ❖ (5) $c(A+B)=cA+cB$ 。

- ❖ 若两个 p 维向量 \mathbf{a} 和 \mathbf{b} 满足

$$\mathbf{a}'\mathbf{b}=a_1b_1+a_2b_2+\cdots+a_pb_p=0$$

则称 \mathbf{a} 和 \mathbf{b} 正交。



- ❖ 若方阵 \mathbf{A} 满足 $\mathbf{A}\mathbf{A}'=\mathbf{I}$ ，则称 \mathbf{A} 为正交矩阵。

- ❖ 正交矩阵的三个等价定义：

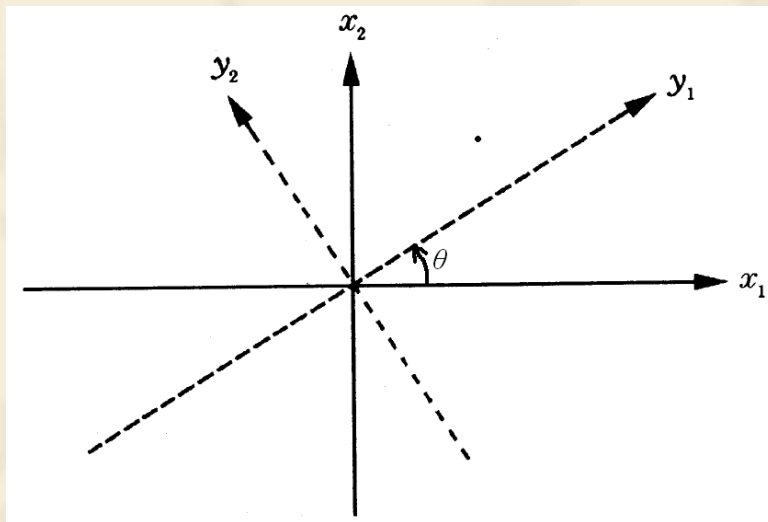
$$\mathbf{A}\mathbf{A}'=\mathbf{I} \Leftrightarrow \mathbf{A}'=\mathbf{A}^{-1} \Leftrightarrow \mathbf{A}'\mathbf{A}=\mathbf{I}$$

- ❖ 若方阵 \mathbf{A} 满足 $\mathbf{A}^2=\mathbf{A}$ ，则称 \mathbf{A} 为幂等矩阵。

- ❖ 对称的幂等矩阵称为投影矩阵。

正交矩阵 A 的几何意义

❖ 当 $p=2$ 时,



$$\mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \mathbf{A} \mathbf{x}$$

- ❖ 当 $p=3$ 时，坐标系（刚性）旋转后新旧坐标的变换可表达为

$$\mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ * & * & * \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \mathbf{A}\mathbf{x}$$

其中的变换矩阵也一定为正交矩阵。

- ❖ 正交阵 \mathbf{A} 的行列式非1即-1。若 $|\mathbf{A}|=1$ ，则正交变换 $\mathbf{y}=\mathbf{A}\mathbf{x}$ 意味着对原 p 维坐标系作一刚性旋转（或称正交旋转）， \mathbf{y} 的各分量正是该点在新坐标系下的坐标；若 $|\mathbf{A}|=-1$ ，则包含了一个镜面反射的坐标轴。
- ❖ 由于

$$\mathbf{y}'\mathbf{y}=(\mathbf{A}\mathbf{x})'(\mathbf{A}\mathbf{x})=\mathbf{x}'\mathbf{A}'\mathbf{A}\mathbf{x}=\mathbf{x}'\mathbf{x}$$

故在新、旧坐标系下，该点到原点的距离保持不变。

矩阵的分块

❖ 设 $\mathbf{A}=(a_{ij})$: $p \times q$, 将它分成四块, 表示成

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{pmatrix} \begin{matrix} k \\ p-k \\ l & q-l \end{matrix}$$

❖ 若 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 有相同的分块, 则

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} + \mathbf{B}_{11} & \mathbf{A}_{12} + \mathbf{B}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} + \mathbf{B}_{21} & \mathbf{A}_{22} + \mathbf{B}_{22} \end{pmatrix}$$

❖ 若 \mathbf{C} 为 $q \times r$ 矩阵，分成

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \mathbf{C}_{11} & \mathbf{C}_{12} \\ \mathbf{C}_{21} & \mathbf{C}_{22} \end{pmatrix}$$

则有

$$\begin{aligned} \mathbf{AC} &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{C}_{11} & \mathbf{C}_{12} \\ \mathbf{C}_{21} & \mathbf{C}_{22} \end{pmatrix} \begin{matrix} l \\ q-l \end{matrix} \\ &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}\mathbf{C}_{11} + \mathbf{A}_{12}\mathbf{C}_{21} & \mathbf{A}_{11}\mathbf{C}_{12} + \mathbf{A}_{12}\mathbf{C}_{22} \\ \mathbf{A}_{21}\mathbf{C}_{11} + \mathbf{A}_{22}\mathbf{C}_{21} & \mathbf{A}_{21}\mathbf{C}_{12} + \mathbf{A}_{22}\mathbf{C}_{22} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

❖ 例1.2.2 证明正交矩阵 A : $p \times p$ 的 p 个列向量和 p 个行向量都是一组正交单位向量。

➤ 证明 记

$$A = (a_1, a_2, \dots, a_p) = \begin{pmatrix} a'_{(1)} \\ a'_{(2)} \\ \vdots \\ a'_{(p)} \end{pmatrix}$$

由 $A'A=I$, 得

$$\begin{pmatrix} a'_1 \\ a'_2 \\ \vdots \\ a'_p \end{pmatrix} (a_1, a_2, \dots, a_p) = I$$

于是

$$\begin{pmatrix} \mathbf{a}'_1 \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}'_1 \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}'_1 \mathbf{a}_p \\ \mathbf{a}'_2 \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}'_2 \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}'_2 \mathbf{a}_p \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{a}'_p \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}'_p \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}'_p \mathbf{a}_p \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & 0 \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & 1 \end{pmatrix}$$

故有

$$\mathbf{a}'_i \mathbf{a}_j = \begin{cases} 1, & \text{若 } i = j \\ 0, & \text{若 } 1 \leq i \neq j \leq p \end{cases}$$

即 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \cdots, \mathbf{a}_p$ 为一组正交单位向量。同理，由 $\mathbf{A}\mathbf{A}'=\mathbf{I}$ 可证 $\mathbf{a}_{(1)}, \mathbf{a}_{(2)}, \cdots, \mathbf{a}_{(p)}$ 也是一组正交单位向量。

§ 1.3 行列式

❖ p 阶方阵 $A=(a_{ij})$ 的行列式定义为

$$|A| = \sum_{j_1 j_2 \cdots j_p} (-1)^{\tau(j_1 j_2 \cdots j_p)} a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{pj_p}$$

这里 $\sum_{j_1 j_2 \cdots j_p}$ 表示对 $1, 2, \dots, p$ 的所有排列求和, $\tau(j_1 j_2 \cdots j_p)$ 是排列 j_1, j_2, \dots, j_p 中逆序的总数, 称它为这个排列的逆序数, 一个逆序是指在一个排列中一对数的前后位置与大小顺序相反, 即前面的数大于后面的数。例如,
 $(3142)=1+\tau(1342)=3+\tau(1234)=3$ 。

➤ 注: 该定义只需了解即可, 无需记住。应用中3阶及以上的行列式一般都用软件计算, 除非特殊结构的。

行列式的一些基本性质

- ❖ (1) 若 A 的某行(或列)为零, 则 $|A|=0$ 。
- ❖ (2) $|A'|=|A|$ 。
- ❖ (3) 若将 A 的某一行(或列)乘以常数 c , 则所得矩阵的行列式为 $c|A|$ 。
- ❖ (4) 若 A 是一个 p 阶方阵, c 为一常数, 则 $|cA|=c^p|A|$ 。
- ❖ (5) 若互换 A 的任意两行(或列), 则行列式符号改变。
- ❖ (6) 若 A 的某两行(或列)相同, 则行列式为零。
- ❖ (7) 若将 A 的某一行(或列)的倍数加到另一行(或列), 则所得行列式不变。
- ❖ (8) 若 A 的某一行(或列)是其他一些行(或列)的线性组合, 则行列式为零。

❖ (9) 若 A 为上三角矩阵或下三角矩阵或对角矩阵, 则 $|A| = \prod_{i=1}^p a_{ii}$

❖ (10) 若 A 和 B 均为 p 阶方阵, 则 $|AB| = |A||B|$ 。

❖ (11) $|AA'| \geq 0$ 。

❖ (12) 若 A 与 B 都是方阵, 则

$$\begin{vmatrix} A & C \\ \mathbf{0} & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & \mathbf{0} \\ C & B \end{vmatrix} = |A||B|$$

❖ (13) 若 $A: p \times q$, $B: q \times p$, 则

$$|I_p + AB| = |I_q + BA|$$

❖ 证明 因为

$$\begin{pmatrix} \mathbf{I}_p & \mathbf{A} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_q \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_p & -\mathbf{A} \\ \mathbf{B} & \mathbf{I}_q \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_p + \mathbf{AB} & \mathbf{0} \\ \mathbf{B} & \mathbf{I}_q \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \mathbf{I}_p & \mathbf{0} \\ -\mathbf{B} & \mathbf{I}_q \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_p & -\mathbf{A} \\ \mathbf{B} & \mathbf{I}_q \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_p & -\mathbf{A} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_q + \mathbf{AB} \end{pmatrix}$$

上述两个等式两边各取行列式，故得

$$|\mathbf{I}_p + \mathbf{AB}| = |\mathbf{I}_q + \mathbf{BA}|$$

❖ 例1.3.3 设 \mathbf{x}, \mathbf{y} 为两个 p 维向量，则

$$|\mathbf{I}_p + \mathbf{xy}'| = 1 + \mathbf{y}'\mathbf{x}$$

代数余子式

- ❖ 设 A 为 p 阶方阵，将其元素 a_{ij} 所在的第 i 行与第 j 列划去之后所得 $(p-1)$ 阶矩阵的行列式，称为元素 a_{ij} 的余子式，记为 M_{ij} 。 $A_{ij}=(-1)^{i+j}M_{ij}$ 称为元素 a_{ij} 的代数余子式。有以下公式成立

$$|A| = \sum_{j=1}^p a_{ij} A_{ij} = \sum_{i=1}^p a_{ij} A_{ij}$$

§ 1.4 矩阵的逆

- ❖ 若方阵 A 满足 $|A| \neq 0$ ，则称 A 为**非退化**（或**非奇异**）**方阵**；若 $|A| = 0$ ，则称 A 为**退化**（或**奇异**）**方阵**。
- ❖ 设 $A = (a_{ij})$ 是一非退化方阵，若方阵 C 满足 $AC = I$ ，则称 C 为 A 的**逆矩阵**，记为 $C = A^{-1}$ ， A^{-1} 必是一个非退化矩阵。令

$$B' = (A_{ij}) / |A|$$

其中 A_{ij} 是 a_{ij} 的代数余子式，则容易验证 $AB = BA = I$ 。由于 $C = BAC = B$ ，因此 A^{-1} 是唯一的，且 $(A^{-1})^{-1} = A$ 。

- **注：**应用中3阶及以上的逆矩阵一般都用软件计算，除非特殊结构的。

逆矩阵的基本性质

❖ (1) $\mathbf{A}\mathbf{A}^{-1}=\mathbf{A}^{-1}\mathbf{A}=\mathbf{I}$ 。

❖ (2) $(\mathbf{A}')^{-1}=(\mathbf{A}^{-1})'$ 。

❖ (3) 若 \mathbf{A} 和 \mathbf{C} 均为 p 阶非退化方阵，则

$$(\mathbf{AC})^{-1}=\mathbf{C}^{-1}\mathbf{A}^{-1}$$

❖ (4) $|\mathbf{A}^{-1}|=|\mathbf{A}|^{-1}$ 。

❖ (5) 若 \mathbf{A} 是正交矩阵，则 $\mathbf{A}^{-1}=\mathbf{A}'$ 。

❖ (6) 若 $\mathbf{A}=\text{diag}(a_{11},a_{22},\cdots,a_{pp})$ 非退化(即 $a_{ii}\neq 0, i=1,2,\cdots,p$)，则

$$\mathbf{A}^{-1}=\text{diag}(a_{11}^{-1},a_{22}^{-1},\cdots,a_{pp}^{-1})$$

❖ (7) 若 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 为非退化方阵，则

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{B} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{B}^{-1} \end{pmatrix}$$

§ 1.5 矩阵的秩

- ❖ 一组同维向量 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ ，若存在不全为零的常数 c_1, c_2, \dots, c_n ，使得

$$c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2 + \dots + c_n\mathbf{a}_n = \mathbf{0}$$

则称该组向量**线性相关**。若向量 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ 不线性相关，就称为**线性无关**。

- ❖ 矩阵 \mathbf{A} 的线性无关行向量的最大数目称为**行秩**，其线性无关列向量的最大数目称为**列秩**。矩阵的行秩和列秩必相等，故统一将其称为 \mathbf{A} 的**秩**，记作 $\text{rank}(\mathbf{A})$ 。

矩阵秩的基本性质

- ❖ (1) $\text{rank}(\mathbf{A})=0$, 当且仅当 $\mathbf{A}=\mathbf{0}$ 。
- ❖ (2) 若 \mathbf{A} 为 $p \times q$ 矩阵, 且 $\mathbf{A} \neq \mathbf{0}$, 则 $1 \leq \text{rank}(\mathbf{A}) \leq \min\{p, q\}$ [若 $\text{rank}(\mathbf{A})=p$, 则称 \mathbf{A} 为行满秩的; 若 $\text{rank}(\mathbf{A})=q$, 则称 \mathbf{A} 为列满秩的]。
- ❖ (3) $\text{rank}(\mathbf{A})=\text{rank}(\mathbf{A}')$ 。
- ❖ (4) $\text{rank} \begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{B} \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{A} \\ \mathbf{B} & \mathbf{0} \end{pmatrix} = \text{rank}(\mathbf{A}) + \text{rank}(\mathbf{B})$ 。
- ❖ (5) $\text{rank}(\mathbf{AB}) \leq \min\{\text{rank}(\mathbf{A}), \text{rank}(\mathbf{B})\}$ 。
- ❖ (6) 若 \mathbf{A} 和 \mathbf{C} 为非退化方阵, 则
$$\text{rank}(\mathbf{ABC}) = \text{rank}(\mathbf{B})$$
- ❖ (7) p 阶方阵 \mathbf{A} 是非退化的, 当且仅当 $\text{rank}(\mathbf{A})=p$ (称作 \mathbf{A} 满秩)。
- ❖ (8) $\text{rank}(\mathbf{AA}') = \text{rank}(\mathbf{A}'\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A})$ 。

§ 1.6 特征值、特征向量和矩阵的迹

- ❖ 一、特征值和特征向量
- ❖ 二、矩阵的迹

一、特征值和特征向量

- ❖ 设 A 是 p 阶方阵，若对于一个数 λ ，存在 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ，使得 $A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$ ，则称 λ 为 A 的一个特征值或特征根，而称 \mathbf{x} 为 A 的属于 λ 的一个特征向量。
- ❖ $(A - \lambda I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$ ， $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ，故

$$|A - \lambda I| = 0$$

$|A - \lambda I|$ 是 λ 的 p 次多项式，称为特征多项式。上式有 p 个根

（可能有重根），记作 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$ ，可以为复数。反过来，若 λ_i 是上式的一个根，则存在 $\mathbf{x}_i \neq \mathbf{0}$ ，使得

$$(A - \lambda_i I)\mathbf{x}_i = \mathbf{0}$$

- ❖ 今后，一般情况下取 \mathbf{x}_i 为单位向量，即满足 $\|\mathbf{x}_i\| = 1$ 。

特征值和特征向量的基本性质

- ❖ (1) \mathbf{A} 和 \mathbf{A}' 有相同的特征值。
- ❖ (2) 若 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 分别是 $p \times q$ 和 $q \times p$ 矩阵, 则 \mathbf{AB} 和 \mathbf{BA} 有相同的非零特征值。

❖ 证明 因为

$$\begin{pmatrix} \mathbf{I}_p & -\mathbf{A} \\ \mathbf{0} & \lambda \mathbf{I}_q \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda \mathbf{I}_p & \mathbf{A} \\ \mathbf{B} & \mathbf{I}_q \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda \mathbf{I}_p - \mathbf{AB} & \mathbf{0} \\ \lambda \mathbf{B} & \lambda \mathbf{I}_q \end{pmatrix}$$
$$\begin{pmatrix} \mathbf{I}_p & \mathbf{0} \\ -\mathbf{B} & \lambda \mathbf{I}_q \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda \mathbf{I}_p & \mathbf{A} \\ \mathbf{B} & \mathbf{I}_q \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda \mathbf{I}_p & \mathbf{A} \\ \mathbf{0} & \lambda \mathbf{I}_q - \mathbf{BA} \end{pmatrix}$$

所以

$$\begin{vmatrix} \lambda \mathbf{I}_p - \mathbf{AB} & \mathbf{0} \\ \lambda \mathbf{B} & \lambda \mathbf{I}_q \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda \mathbf{I}_p & \mathbf{A} \\ \mathbf{0} & \lambda \mathbf{I}_q - \mathbf{BA} \end{vmatrix}$$
$$\lambda^q |\lambda \mathbf{I}_p - \mathbf{AB}| = \lambda^p |\lambda \mathbf{I}_q - \mathbf{BA}|$$

由复系数多项式的因式分解定理可得出，两个关于 λ 的方程 $|\lambda \mathbf{I}_p - \mathbf{AB}|=0$ 和 $|\lambda \mathbf{I}_q - \mathbf{BA}|=0$ 有着完全相同的非零根(若有重根，则它们的重数也相同)，故而 \mathbf{AB} 和 \mathbf{BA} 有相同的非零特征值。

❖ 例1.6.2 设 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 为两个 $p \times p$ 矩阵，则 \mathbf{AB} 和 \mathbf{BA} 有完全相同的特征值。

❖ 例1.6.3 设 $\mathbf{a}=(2,-4,1)'$ ， $\mathbf{b}=(3,5,-1)'$ ，试求 \mathbf{ab}' 的特征值。

➤ 解 由于

$$\mathbf{b}'\mathbf{a} = (3,5,-1) \begin{pmatrix} 2 \\ -4 \\ 1 \end{pmatrix} = -15$$

因此， \mathbf{ab}' 有一个非零特征值 -15 ，而另两个特征值为零。

- ❖ (3) 若 \mathbf{A} 为实对称矩阵, 则 \mathbf{A} 的特征值全为实数, p 个特征值按大小依次表示为 $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \cdots \geq \lambda_p$ 。若 $\lambda_i \neq \lambda_j$, 则相应的特征向量 \mathbf{x}_i 和 \mathbf{x}_j 必正交, 即 $\mathbf{x}_i' \mathbf{x}_j = 0$ 。
- ❖ (4) 若 $\mathbf{A} = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{pp})$, 则 $a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{pp}$ 为 \mathbf{A} 的 p 个特征值, 相应的特征向量分别为 $\mathbf{e}_1 = (1, 0, \cdots, 0)'$, $\mathbf{e}_2 = (0, 1, 0, \cdots, 0)'$, \cdots , $\mathbf{e}_p = (0, \cdots, 0, 1)'$ 。
- ❖ (5) $|\mathbf{A}| = \prod_{i=1}^p \lambda_i$, 即 \mathbf{A} 的行列式等于其特征值的乘积。可见, \mathbf{A} 为非退化矩阵, 当且仅当 \mathbf{A} 的特征值均不为零; \mathbf{A} 为退化矩阵, 当且仅当 \mathbf{A} 至少有一个特征值为零。
- ❖ 例1.6.4 设方阵 \mathbf{A} : $p \times p$ 的 p 个特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_p$, 试证:
 - (i) 若 \mathbf{A} 可逆, 相应于 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_p$ 的特征向量分别为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_p$, 则 \mathbf{A}^{-1} 的 p 个特征值为, 相应的特征向量仍可为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \cdots, \mathbf{x}_p$;
 - (ii) 若 \mathbf{A} 为幂等矩阵, 则 \mathbf{A} 的特征值为0或1;
 - (iii) 若 \mathbf{A} 为正交矩阵, 则 \mathbf{A} 的特征值为1或-1。

- ❖ (6) 若 A 为 p 阶对称矩阵, 则存在正交矩阵 T 及对角矩阵 $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p)$, 使得

$$A = T\Lambda T'$$

得

$$AT = T\Lambda$$

记 $T = (t_1, t_2, \dots, t_p)$, 于是

$$(At_1, At_2, \dots, At_p) = (\lambda_1 t_1, \lambda_2 t_2, \dots, \lambda_p t_p)$$

$$At_i = \lambda_i t_i, \quad i = 1, 2, \dots, p$$

这表明 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$ 是 A 的 p 个特征值, 而 t_1, t_2, \dots, t_p 为相应的一组正交单位特征向量。

谱分解

$$A = T \Lambda T' = (t_1, t_2, \dots, t_p) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \lambda_p \end{pmatrix} \begin{pmatrix} t'_1 \\ t'_2 \\ \vdots \\ t'_p \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^p \lambda_i t_i t'_i$$

奇异值分解

- ❖ (7) 设 $A: p \times q$, $\text{rank}(A)=k$, 则存在 $U=(u_1, u_2, \dots, u_k): p \times k$, $V=(v_1, v_2, \dots, v_k): q \times k$, $\Lambda=\text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k)$, 使得

$$A = U\Lambda V' = \sum_{i=1}^k \lambda_i u_i v_i'$$

其中, u_1, u_2, \dots, u_k 是一组 p 维正交单位向量, v_1, v_2, \dots, v_k 是一组 q 维正交单位向量, $\lambda_i > 0, i=1, 2, \dots, k$. λ_i 称为 A 的奇异值。

❖ $AA' = U\Lambda^2 U', A'A = V\Lambda^2 V'$

$$AA'U = U\Lambda^2, A'AV = V\Lambda^2$$

$$AA'u_i = \lambda_i^2 u_i, \quad i=1, 2, \dots, k$$

$$A'Av_i = \lambda_i^2 v_i, \quad i=1, 2, \dots, k$$

二、矩阵的迹

❖ 设 A 为 p 阶方阵，则 A 的迹定义为

$$\text{tr}(A) = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{pp}$$

❖ 方阵的迹具有下述基本性质：

➤ (1) $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$ 。特别地， $\text{tr}(ab') = b'a$ 。

➤ (2) $\text{tr}(A) = \text{tr}(A')$ 。

➤ (3) $\text{tr}(A+B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$ 。

➤ (4) $\text{tr}\left(\sum_{i=1}^k A_i\right) = \sum_{i=1}^k \text{tr}(A_i)$ 。

- (5) 设 $A=(a_{ij})$ 为 $p \times q$ 矩阵, 则

$$\text{tr}(A'A) = \text{tr}(AA') = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q a_{ij}^2$$

- (6) 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$ 为方阵 A 的特征值, 则

$$\text{tr}(A) = \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_p$$

证明

$$|\lambda I - A| = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_p)$$

比较等式两边 λ^{p-1} 项的系数即得。

- (7) 若 A 为投影矩阵, 则

$$\text{tr}(A) = \text{rank}(A)$$

§ 1.7 正定矩阵和非负定矩阵

- ❖ 设 A 是 p 阶对称矩阵， x 是一 p 维向量，则 $x'Ax$ 称为 A 的二次型。
- ❖ 若对一切 $x \neq 0$ ，有 $x'Ax > 0$ ，则称 A 为正定矩阵，记作 $A > 0$ 。
- ❖ 若对一切 x ，有 $x'Ax \geq 0$ ，则称 A 为非负定矩阵，记作 $A \geq 0$ 。
- ❖ 对非负定矩阵 A 和 B ， $A > B$ 表示 $A - B > 0$ ； $A \geq B$ 表示 $A - B \geq 0$ 。

基本性质

- ❖ (1) 设 $A' = A$, 则 $A > 0$ (或 ≥ 0) $\Leftrightarrow \lambda_i > 0$ (或 ≥ 0), $i = 1, 2, \dots, p$ 。
- ❖ (2) 设 $A \geq 0$, 则 A 的秩等于 A 的正特征值个数。
- ❖ (3) 若 $A > 0$, 则 $A^{-1} > 0$ 。
- ❖ (4) 设 $A \geq 0$, 则 $A > 0$, 当且仅当 $|A| \neq 0$ 。
- ❖ (5) 若 $A > 0$ (或 ≥ 0), 则 $|A| > 0$ (或 ≥ 0)。
- ❖ (6) $BB' \geq 0$, 对一切矩阵 B 成立。
- ❖ (7) 若 $A > 0$ (或 ≥ 0), 则存在 $A^{1/2} > 0$ (或 ≥ 0), 使得 $A = A^{1/2} A^{1/2}$, $A^{1/2}$ 称为 A 的平方根矩阵。
- 注: 当 $p=1$ 时, $A=a$ 是一个正数 (或非负数), 可有 $a = a^{1/2} a^{1/2}$, 而 $a^{1/2}$ 也是一个正数 (或非负数)。
- ❖ (8) 设 $A \geq 0$ 是 p 阶秩为 r 的矩阵, 则存在一个秩为 r (即列满秩) 的 $p \times r$ 矩阵 B , 使得 $A = BB'$ 。

§ 1.8 特征值的极值问题

- ❖ (1)柯西-许瓦兹 (Cauchy–Schwarz) 不等式 设 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 是两个 p 维向量，则

$$(\mathbf{x}'\mathbf{y})^2 \leq (\mathbf{x}'\mathbf{x})(\mathbf{y}'\mathbf{y})$$

等号成立当且仅当 $\mathbf{y} = c\mathbf{x}$ （或 $\mathbf{x} = c\mathbf{y}$ ），这里 c 为一常数。

- ❖ (2)推广的柯西-许瓦兹不等式 设 $\mathbf{B} > 0$ ，则

$$(\mathbf{x}'\mathbf{y})^2 \leq (\mathbf{x}'\mathbf{B}\mathbf{x})(\mathbf{y}'\mathbf{B}^{-1}\mathbf{y})$$

等号成立当且仅当 $\mathbf{x} = c\mathbf{B}^{-1}\mathbf{y}$ （或 $\mathbf{y} = c\mathbf{B}\mathbf{x}$ ），这里 c 为一常数。

❖ (3) 设 A 是 p 阶对称矩阵, 其特征值依次是 $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \cdots \geq \lambda_p$, 相应的一组正交特征向量是 t_1, t_2, \cdots, t_p , 则

(i)

$$\max_{x \neq 0} \frac{x'Ax}{x'x} (= \max_{\|x\|=1} x'Ax) = \lambda_1 \quad (\text{当 } x = t_1 \text{ 时达到})$$

$$\min_{x \neq 0} \frac{x'Ax}{x'x} (= \min_{\|x\|=1} x'Ax) = \lambda_p \quad (\text{当 } x = t_p \text{ 时达到})$$

(ii)

$$\max_{\substack{x't_k=0 \\ k=1, \cdots, i-1 \\ x \neq 0}} \frac{x'Ax}{x'x} (= \max_{\substack{x't_k=0 \\ k=1, \cdots, i-1 \\ \|x\|=1}} x'Ax) = \lambda_i \quad (\text{当 } x = t_i \text{ 时达到})$$

$$i=2, 3, \cdots, p$$

❖ (4) 设 A 是 p 阶对称矩阵, B 是 p 阶正定矩阵, $\mu_1 \geq \mu_2 \geq \cdots \geq \mu_p$ 是 $B^{-1}A$ 的 p 个特征值, 相应的一组特征向量是 t_1, t_2, \cdots, t_p , 满足 $t_i' B t_j = 0, 1 \leq i \neq j \leq p$, 则

(i)

$$\max_{x \neq 0} \frac{x' A x}{x' B x} = \mu_1 \quad (\text{当 } x = t_1 \text{ 时达到})$$

$$\min_{x \neq 0} \frac{x' A x}{x' B x} = \mu_p \quad (\text{当 } x = t_p \text{ 时达到})$$

(ii)

$$\max_{\substack{x' B t_k = 0 \\ k=1, \dots, i-1 \\ x \neq 0}} \frac{x' A x}{x' B x} = \mu_i \quad (\text{当 } x = t_i \text{ 时达到}), i=2, 3, \dots, p$$