

往年期末题简析

王向阳

2023 年秋季

目录

第一章 大题难点分析	1
1.1 Gram 矩阵	1
1.2 镜面反射变换	2
1.3 内积与 Schmidt 正交化	2
1.4 基的度量矩阵与线性变换	3
1.5 正交与正交补的直和性	4
1.6 秩为 1 的矩阵之间的相似	5
1.7 根均为一重的零化多项式导出可对角化	6
1.8 <u>交换的正定矩阵乘积是正定矩阵</u>	6
1.9 反对称矩阵	7
第二章 填空题	9
第三章 判断题	12

第一章 大题难点分析

1.1 Gram 矩阵

n 维欧式空间中任意 k 个向量之间两两的内积所组成的矩阵, 称为这 k 个向量的 **Gram 矩阵**, 根据内积的对称性, 这是一个对称矩阵. V 中的标准正交基的度量矩阵即 Gram 矩阵为单位矩阵.

设 k 个列向量为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k$, 令 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k)$, 则这 k 个向量的 Gram 矩阵为 $G = A^T A$. 由于 $r(A^T A) = r(A)$, 可以知道 Gram 矩阵的秩等于这 k 个向量的秩.

对于任意的 x , 有 $x^T G x = x^T A^T A x = (A x)^T A x = (A x, A x) \geq 0$. 于是 G 是半正定矩阵, 其是正定矩阵当且仅当 A 列满秩, 即 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k$ 线性无关.

同时, 可以用标准的向量组的线性相关性来说明:

设

$$k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_n \alpha_n = 0. \quad (1.1)$$

分别用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 与其做内积得到

$$\begin{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \dots & (\alpha_1, \alpha_n) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \dots & (\alpha_2, \alpha_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\alpha_n, \alpha_1) & (\alpha_n, \alpha_2) & \dots & (\alpha_n, \alpha_n) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix} = 0. \quad (1.2)$$

其有唯一零解当且仅当系数矩阵行列式不为 0, 即是正定的. 根据内积的线性性质, 可以知道 (1.1) 式成立当且仅当 (1.2) 成立 (试着把系数放进去, 再做线性组合). 因而又当且仅当 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性无关.

$x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_n \alpha_n = 0$ 的解空间维数为 $n - r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$, 想想为什么?

所以有:

1. 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 是欧氏空间 V 中的向量. $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性无关的充要条件是矩阵

$$\begin{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \dots & (\alpha_1, \alpha_m) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \dots & (\alpha_2, \alpha_m) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\alpha_m, \alpha_1) & (\alpha_m, \alpha_2) & \dots & (\alpha_m, \alpha_m) \end{pmatrix}$$

为正定矩阵, 其中 (\cdot, \cdot) 是 V 的内积.

2. 设 V 为 n 维欧式空间, $\alpha_1, \dots, \alpha_s \in V$, 对于 s 阶矩阵 $A = (a_{ij})_{s \times s}$, 其中 $a_{ij} = (\alpha_i, \alpha_j)$, 则矩阵 A 的秩等于向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 的秩.

1.2 镜面反射变换

设 γ 是 n 维欧氏空间 V 中的单位向量, 定义 V 上的线性变换 (若没有提到应验证其是线性变换)
 $\mathcal{A} : \mathcal{A}(\alpha) = \alpha - 2(\alpha, \gamma)\gamma$ (不是单位向量, 可以表示为 $\mathcal{A} : \mathcal{A}(\alpha) = \alpha - 2\frac{(\alpha, \gamma)}{(\gamma, \gamma)}\gamma$).

(1) 关于变换 \mathcal{A} :

对称变换 对于任意的 $u, v \in V$, 有

$$\begin{aligned}(\mathcal{A}(u), v) &= (u - 2(u, \gamma)\gamma, v) = (u, v) - 2(u, \gamma)(v, \gamma) \\(u, \mathcal{A}(v)) &= (u, v - 2(v, \gamma)\gamma) = (u, v) - 2(u, \gamma)(v, \gamma)\end{aligned}$$

于是 \mathcal{A} 是 V 中的一个对称变换;

正交变换 对于任意的 $\alpha \in V$, 有

$$(\mathcal{A}(\alpha), \mathcal{A}(\alpha)) = (\alpha - 2(\alpha, \gamma)\gamma, \alpha - 2(\alpha, \gamma)\gamma) = (\alpha, \alpha).$$

于是 \mathcal{A} 是 V 中的一个正交变换;

(2) 关于基:

扩充 γ 可以将 γ 扩充成 V 中的一个标准正交基 $\gamma_1 = \gamma, \gamma_2, \dots, \gamma_n$. 根据 \mathcal{A} 的定义, 可以得到

$$\mathcal{A}(\gamma_1) = -\gamma, \mathcal{A}(\gamma_i) = \gamma_i (i = 2, \dots, n).$$

因此 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵为 $\text{diag}(-1, 1, \dots, 1)$. 因此, 其特征值为 -1 和 $1((n-1)$ 重), 对应特征向量为 $c\gamma (c \neq 0)$, 以及与其垂直的非零向量.

正交相似与基下的矩阵 对于任意一个单位列向量 β . 因为 $\beta\beta^T$ 是一个秩为 1 的实对称矩阵, 且 $\text{tr}(\beta\beta^T) = 1$, 所以其特征值为 $1, 0(n-1)$ 重, 因此其正交相似于 $\text{diag}(1, 0, \dots, 0)$. 即存在可逆矩阵 T , 使得 $T^{-1}\beta\beta^T T = \text{diag}(1, 0, \dots, 0)$. 因此

$$T^{-1}(I - 2\beta\beta^T)T = \text{diag}(-1, 1, \dots, 1).$$

所以 $\text{diag}(-1, 1, \dots, 1)$ 相似于 $I - 2\beta\beta^T$. 因此存在另外一组基, 使得 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵为 $I - 2\beta\beta^T$.

第二类正交变换 根据上面的结论可以知道, 其行列式为 -1 , 因此是第二类正交变换.

而对于三维空间里的第一类正交变换, 复特征根共轭出现, 要在一组基下的矩阵的行列式为 1, 则一定存在一个特征值为 1, 对应的特征向量在线性变换中始终不变. 因此是以这个特征向量所在直线为轴的旋转变换.

迁移性 对欧氏空间 V 中任意的两个不同的单位向量 α, β . 存在一个镜面反射, 使 $\mathcal{A}(\alpha) = \beta$. 令

$$\mathcal{A} : \mathcal{A}(\eta) = \eta - 2\left(\eta, \frac{\beta - \alpha}{|\beta - \alpha|}\right) \frac{\beta - \alpha}{|\beta - \alpha|}$$

即可.

复合成正交变换 欧氏空间上的任一正交变换都可以表示成镜面反射的复合. 若正交变换将标准正交基 e_1, \dots, e_n 映射到标准正交基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$. 可以从前往后将每一个向量依次镜面反射到新的向量 (试试验证一下).

1.3 内积与 Schmidt 正交化

要根据内积的定义来进行 Schmidt 正交化. 而验证内积需要验证 (1) 对称性; (2) 线性性; (3) 正定性. 而进行 Schmidt 正交化的时候严格按照公式来算.

在 \mathbb{R}^2 上定义内积如下:

$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = 2x_1y_1 + 2x_2y_2 + x_1y_2 + x_2y_1,$$

其中 $\mathbf{x} = (x_1, x_2)^T, \mathbf{y} = (y_1, y_2)^T$.

自然基的度量矩阵为 $G = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$. 其是正定矩阵, $\mathbf{x}^T G \mathbf{x} = \langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle$ 是正定二次型.

在这个特殊的内积下, 用 Schmidt 正交化方法从基 $\{(1, 0)^T, (0, 1)^T\}$ 构造一组标准正交基:

单位化 $\alpha_1 = (1, 0)^T$ 得

$$\mathbf{e}_1 = \frac{1}{\sqrt{(1, 0)G(1, 0)^T}}(1, 0)^T = \frac{\sqrt{2}}{2}(1, 0)^T.$$

正交化

$$\alpha_2 = (0, 1)^T - (0, 1)G\frac{\sqrt{2}}{2}(1, 0)^T\frac{\sqrt{2}}{2}(1, 0)^T = (-\frac{1}{2}, 1)^T.$$

单位化 α_2 得到

$$\mathbf{e}_2 = \frac{(-\frac{1}{2}, 1)^T}{\sqrt{(-\frac{1}{2}, 1)G(-\frac{1}{2}, 1)^T}} = \frac{\sqrt{6}}{6}(-1, 2)^T.$$

设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 是 3 维欧式空间 V 的一个基, $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 的度量矩阵为 $\begin{pmatrix} 2 & -2 & 1 \\ -2 & 3 & -1 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix}$. 令 W 是

由 $\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3$ 张成的子空间 $W = L(\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3)$. 则可以用 Schmidt 正交化方法得到 W 的一组标准正交基:

因为 $(\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_1 + \alpha_2) = 2 + 3 - 4 = 1$, 所以 $\mathbf{e}_1 = \alpha_1 + \alpha_2$ 是单位向量. 令

$$\beta = \alpha_2 + \alpha_3 - (\alpha_2 + \alpha_3, \mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1 = -\alpha_1 + \alpha_3.$$

而 $(\beta, \beta) = 2$. 所以令 $\mathbf{e}_2 = \frac{\sqrt{2}}{2}(-\alpha_1 + \alpha_3)$. 则 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2$ 是 W 的一个标准正交基.

在二阶实方阵构成的线性空间 $\mathbb{R}^{2 \times 2}$ 中定义:

$$(A, B) = \text{tr}(A^T B), \quad \forall A, B \in \mathbb{R}^{2 \times 2}.$$

可以验证其是一个内积. 设 $W = L(A_1, A_2)$, 其中 $A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$. 求 W 的一个标准正交基:

$$Z_1 = \frac{A_1}{|A_1|} = \frac{A_1}{\sqrt{(A_1, A_1)}} = \frac{\sqrt{2}}{2}A_1, Y_2 = A_2 - (A_2, Z_1)Z_1 = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

单位化 Y_2 得到 $Z_2 = \frac{\sqrt{10}}{5} \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$. 则 Z_1, Z_2 是 W 的一个标准正交基.

1.4 基的度量矩阵与线性变换

设 \mathcal{A} 是 n 维欧式空间 V 上的线性变换, $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 是 V 的一组基, 其度量矩阵为 G . \mathcal{A} 在这组基下的矩阵为 A . 则

\mathcal{A} 为对称变换当且仅当 $A^T G = GA$:

对任意的 $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$, 设其在 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 下的坐标为 \mathbf{x}, \mathbf{y} , 由

$$(\mathcal{A}(\mathbf{u}), \mathbf{v}) = (A\mathbf{x})^T G\mathbf{y},$$

$$(\mathbf{u}, \mathcal{A}(\mathbf{v})) = \mathbf{x}^T GA\mathbf{y}.$$

得其恒相等当且仅当 $A^T G = GA$.

\mathcal{A} 为正交变换当且仅当 $A^T GA = G$:

对任意的 $\alpha \in V$, 设其在 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 下的坐标为 \mathbf{z} , 则

$$(\mathcal{A}(\alpha), \mathcal{A}(\alpha)) = (A\mathbf{z})^T GA\mathbf{z} = (\alpha, \alpha) = \mathbf{z}^T G\mathbf{z}.$$

恒成立当且仅当 $A^T GA = G$.

1.5 正交与正交补的直和性

如果子空间 V_1, V_2, \dots, V_r 两两相互正交, 则 $V_i \cap (V_1 + V_2 + \dots + V_{i-1} + V_{i+1} + \dots + V_r) = \{\mathbf{0}\}$, 即 $V_1 + V_2 + \dots + V_r$ 是直和.

3. 设 A 为 n 阶正定矩阵, $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 为 \mathbb{R}^n 中的 s 个非零列向量, 且满足 $\alpha_i^T A \alpha_j = 0, 1 \leq i < j \leq s$ (是一种内积). 证明: $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 线性无关.

证明. 设

$$k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_s \alpha_s = \mathbf{0}.$$

两边同时左乘 $\alpha_t^T A$ 得到 $k_t \alpha_t^T A \alpha_t = 0$. 因为 A 正定, 所以 $\alpha_t^T A \alpha_t > 0$, 因此 $k_t = 0 (t = 1, 2, \dots, s)$. 所以 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 线性无关. \square

4. 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}$ 是 \mathbb{R}^n 中的线性无关组, β_1, β_2 都与 $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}$ 正交. 证明:

(1) β_1 和 β_2 线性相关.

(2) 若 β_1 非零, 则 $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}, \beta_1$ 线性无关.

解. (1) 由于 $\dim \mathbb{R}^n = n$, 所以 $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}, \beta_1, \beta_2$ 线性相关. 所以存在不全为零的实数 $k_1, k_2, \dots, k_{n-1}, l_1, l_2$, 使得

$$k_1 \alpha_1 + \dots + k_{n-1} \alpha_{n-1} + l_1 \beta_1 + l_2 \beta_2 = \mathbf{0}.$$

由于 $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}$ 线性无关, 所以 l_1, l_2 不全为零. 两边分别同 β_1, β_2 做内积得到

$$l_1(\beta_1, \beta_1) + l_2(\beta_1, \beta_2) = 0, l_1(\beta_1, \beta_2) + l_2(\beta_2, \beta_2) = 0.$$

所以

$$(l_1 \beta_1 + l_2 \beta_2, l_1 \beta_1 + l_2 \beta_2) = 0.$$

所以 $l_1 \beta_1 + l_2 \beta_2 = \mathbf{0}$, 即 β_1, β_2 线性相关.

(2) 设有实数 $k_1, k_2, \dots, k_{n-1}, k_n$, 使得

$$k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_{n-1} \alpha_{n-1} + k_n \beta_1 = \mathbf{0}.$$

用 β_1 对上式两边作内积得到

$$k_n(\beta_1, \beta_1) = 0.$$

由于 $\beta_1 \neq \mathbf{0}$, 所以 $k_n = 0$. 于是

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_{n-1}\alpha_{n-1} = \mathbf{0}.$$

由于 $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}$ 线性无关, 所以 $k_1 = k_2 = \cdots = k_{n-1} = 0$, 因此 $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}, \beta_1$ 线性无关.

□

5. 设 V 是欧氏空间, $\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_n$ 是 V 中一组两两正交的非零向量, $\beta_i = \sum_{k=1}^n a_{ki} \mathbf{b}_k (i = 1, 2, \dots, m)$, $A = (a_{ij})_{n \times m}$. 证明:

(1) β_1, \dots, β_m 线性无关; (2) $\text{rank}(\beta_1, \dots, \beta_m) = \text{rank}(A)$.

证明. (1) 设 $k_1\mathbf{b}_1 + k_2\mathbf{b}_2 + \cdots + k_n\mathbf{b}_n = \mathbf{0}$. 两边分别用 \mathbf{b}_i 作内积得到 $k_i(\mathbf{b}_i, \mathbf{b}_i) = 0$, 因此 $k_i = 0$. 因此 $k_1 = k_2 = \cdots = k_n = 0$, 即 $\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_n$ 线性无关;

(2) 根据题意可以知道

$$(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m) = (\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n)A.$$

取 A 中 r 个列向量构成 A_1 . 设 $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix}$, 对于

$$(\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n)A_1 \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$

由于 $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$ 线性无关. 所以 $A_1\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 当且仅当 $r(A_1) = r$ 时其只有唯一零解. $r(A_1) = r$ 当且仅当对应的列向量线性无关. 因此

$$(\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n)A_1$$

对应的 $\beta_i (i = k_1, k_2, \dots, k_r)$ 与 A_1 的列向量的线性相关性一致. 所以 $\text{rank}(\beta_1, \dots, \beta_m) = \text{rank}(A)$. □

1.6 秩为 1 的矩阵之间的相似

对于一般的情况, 在第四次习题课中讲过. 这里举一个例题大致说一下:

$$6. \text{ 证明: } n \text{ 阶全 } 1 \text{ 矩阵 } \begin{pmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} n & 0 & \cdots & 0 \\ n-1 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 2 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}.$$

计算特征值与相应的代数重数和几何重数即可, 当两者相等时可以知道其可以对角化, 特征值为 n 和 $0((n-1) \text{ 重})$, 所以均相似于以特征值为对角元素的对角矩阵.

1.7 根均为一重的零化多项式导出可对角化

7. 设 $f(x)$ 是关于 x 的 k 次多项式. 若 A 是 n 阶矩阵, 且 $f(A) = O$, 则 A 的特征值只能为 $f(x)$ 的根. 若 $f(x)$ 的根互不相同, 则 A 可以对角化.

证明. 设 $Ax = \lambda x (x \neq 0)$. 则 $f(A)x = f(\lambda)x = 0$, 所以 $f(\lambda) = 0$, 因此 λ 只能是 $f(x)$ 的根.

不妨设 $f(x)$ 是首 1 多项式, 令 $f(x) = (x - \lambda_1)(x - \lambda_2) \cdots (x - \lambda_k)$. 所以

$$f(A) = (A - \lambda_1 I)(A - \lambda_2 I) \cdots (A - \lambda_k I) = O.$$

根据矩阵秩专题例 13 可以得到

$$\sum_{i=1}^k r(A - \lambda_i I) \leq n(k-1).$$

因此

$$\sum_{i=1}^k (n - r(\lambda_i I - A)) \geq n.$$

即 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的几何重数之和大于等于 n , 所以只能等于 n . 所以可以找到 n 个线性无关的特征向量, 以这 n 个特征向量为列向量的矩阵 P , $AP = P\Lambda$, 即 $P^{-1}AP = \Lambda$, 其中 Λ 为对角矩阵, 对角元素 $\in \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k\}$. \square

$k=2$ 也就是常见的情况.

能不能对角化主要看是否由有特征向量构成的一组基 (线性无关).

8. 设 $V = \{X \in \mathbb{R}^{2 \times 2} | \text{tr} X = 0\}$. 设线性变换 $\mathcal{A}: V \rightarrow V, \mathcal{A}(X) = 2X + X^T$. 求 V 的一组基使 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵为对角阵.

解. 若 $\mathcal{A}(X) = 2X + X^T = \lambda X$. 即

$$(\lambda - 2)X = X^T,$$

得到 $(\lambda - 2)x_{ij} = x_{ji}$. 因此 $(\lambda - 2)^2 x_{ji} = (\lambda - 2)x_{ij} = x_{ji}$. 因为 $X \neq O$, 得到 $\lambda = 1, 3$.

若 $\lambda = 3$, 则对应的特征向量对角元素和为 0 的对称矩阵. 有线性无关的特征向量

$$E_{ij} + E_{ji} (i < j), E_{11} - E_{ii} (i = 2, 3, \dots, n).$$

若 $\lambda = 1$, 则其为反对称矩阵. 有线性无关的特征向量

$$E_{ij} - E_{ji} (i < j).$$

于是 \mathcal{A} 在这 $n^2 - 1$ 个特征向量构成的一组基下的矩阵为对角矩阵. \square

1.8 交换的正定矩阵乘积是正定矩阵

9. 若 A, B 均是正定矩阵, 且有 $AB = BA$, 则 AB 也是正定矩阵.

根据第四次习题课的内容可以知道其可以同时对角化. 这里证明其特征值只能大于 0.

证明. 特征值方法:

根据 $AB = BA$ 可以知道 AB 是实对称矩阵.

设 $AB\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x} (\mathbf{x} \neq \mathbf{0})$. 则有 $\mathbf{x}^T B^T AB\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}^T B^T \mathbf{x}$, 由于 $B^T AB$ 和 $B^T = B$ 均正定. 所以 $\mathbf{x}^T B^T AB\mathbf{x} > 0, \mathbf{x}^T B^T \mathbf{x} > 0$. 因此 $\lambda > 0$, 所以 AB 的特征值均大于 0. 又 AB 是实对称矩阵, 所以 AB 是正定矩阵.

法 2: 因为 A 正定, 所以存在实可逆矩阵 P , 使得 $A = P^T P$. 因此

$$AB = P^T PB = P^T PBP^T (P^T)^{-1}.$$

所以 AB 与 PBP^T 由相同的特征值, 因为 B 正定, 所以 PBP^T 也正定, 特征值全都大于 0. 所以 AB 的特征值也都大于 0. 由 $AB = BA$, 可以知道 AB 也是实对称矩阵, 因此是正定矩阵. \square

1.9 反对称矩阵

欧氏空间 V 的反对称变换定义为满足 $(\mathcal{A}(\alpha), \beta) = -(\alpha, \mathcal{A}(\beta)), \forall \alpha, \beta \in V$ 的线性变换. 线性变换 \mathcal{A} 为反对称变换, 当且仅当 \mathcal{A} 在 V 的标准正交基下的矩阵为反对称矩阵, 即 $A^T = -A$.

实反对称矩阵的特征值为零或纯虚数 (作业题). 奇数阶反对称矩阵的行列式为零 (作业题).

([这个不重要] 任一反对称矩阵的秩必为偶数 (复根共轭出现). 可逆反对称的矩阵的逆仍是反对称矩阵.)

([这个也不重要] 设 A, B 均是 n 阶反对称矩阵, 则 A 与 B 合同当且仅当 $r(A) = r(B)$. 设

$$M = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \text{ 则均合同于 } \begin{pmatrix} M & & \\ & \ddots & \\ & & M \\ & & & O \end{pmatrix} \text{ (对阶数做归纳.)}$$

10. n 阶方阵 A 是反对称矩阵当且仅当对任意的 n 维列向量 \mathbf{x} 都有 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} = 0$.

证明. (必要性) 当 $A^T = -A$ 时, 因为 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} = (\mathbf{x}^T A \mathbf{x})^T = -\mathbf{x}^T A \mathbf{x}$, 所以 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} = 0$.

(充分性) 设 $A = (a_{ij})$, 取 $\mathbf{x} = \mathbf{e}_i$ 得到 $a_{ii} = 0$. 再取 $\mathbf{x} = \mathbf{e}_i + \mathbf{e}_j (i \neq j)$, 得 $a_{ii} + a_{jj} + a_{ij} + a_{ji} = 0$. 于是 $a_{ij} = -a_{ji}$, 即 $A^T = -A$. \square

11. 设 A 为实反对称矩阵, B 为正定矩阵, 则 AB 的特征值为 0 或纯虚数.

证明. 因为 B 正定, 所以存在实可逆矩阵 P , 使得 $B = P^T P$. 所以

$$AB = AP^T P = P^{-1}(PAP^T)P.$$

因为 PAP^T 也是实反对称矩阵, 所以特征值为零或纯虚数. 而 AB 与其相似, 因此特征值对应为零或纯虚数. \square

12. 设 A 为实反对称矩阵, B 为正定矩阵, 则 $\det(A + B) > 0$.

证明. 因为 B 是正定矩阵, 其相合于单位矩阵. 即存在实可逆矩阵 P , 使得 $P^T B P = I$. 所以

$$P^T (A + B) P = P^T A P + I.$$

而 P^TAP 仍为实反对称矩阵, 特征值为零和共轭的纯虚数对, 设为 $\pm ia_k, a_k > 0, k = 1, 2, \dots, r$. 因此

$$\det(I + P^TAP) = \prod_{k=1}^r (1 + a_k^2) > 0.$$

因此 $\det(A + B) > 0$.

□

第二章 填空题

(0809-—)

$$\begin{aligned}
 (1) & (-3)^{n-1}, -\frac{1}{2} & (2) & \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 2 & -2 & 2 \\ 3 & -3 & 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 & -2 & 2 \\ 4 & -4 & 4 \\ 6 & -6 & 6 \end{pmatrix} & (3) & \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \frac{1}{2} & \\ & & \frac{1}{7} \end{pmatrix} \\
 (4) & \begin{pmatrix} 1 & -a & ab-c \\ 0 & 1 & -b \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} & (5) & 2 & (6) & \begin{pmatrix} a_{13} & a_{12} & a_{11} \\ a_{23} & a_{22} & a_{21} \\ a_{33} + 198a_{13} & a_{32} + 198a_{12} & a_{31} + 198a_{11} \end{pmatrix} \\
 (7) & \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 3 & \\ & & 2 \end{pmatrix} & (8) & \text{正交} & (9) & \pm 1 & (10) & -\frac{3}{2}, -\frac{7}{4}, -\frac{9}{5} & (11) & \lambda > -1, \text{ 且 } \lambda \neq 0
 \end{aligned}$$

(0910-—)

$$\begin{aligned}
 (1) & \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} & (2) & 2 & (3) & \frac{1}{2}(A - I) & (4) & 5^{2010}, 1(2009 \text{ 重}) & (5) & (-\frac{1}{2}, 1) \\
 (6) & 8 & (7) & 0, 0 & (8) & \begin{pmatrix} 1-a^2 & -ab & -ac \\ -ba & 1-b^2 & -bc \\ -ca & -cb & 1-c^2 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

(1011-二)

$$\begin{aligned}
 (1) & -2x + z = 1, \frac{1}{3} & (2) & 48 & (3) & \begin{pmatrix} 1 & -2 & 3 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} & (4) & 1 \text{ 或 } (-1)^{n-1} \\
 (5) & -1, 4 & (6) & 0 < t < 2 & (7) & 1 & (8) & \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{pmatrix} & (9) & \frac{n^2 + n}{2}, \frac{n^2 - n}{2}
 \end{aligned}$$

(1213-—)

$$\begin{aligned}
 (1) & \begin{cases} a = 2 \\ b = \frac{4}{3} \end{cases} \text{ 或 } \begin{cases} a \neq 2 \\ b \neq \frac{4}{3} \end{cases}, \begin{cases} a = 3 \\ b = \frac{2}{3} \end{cases}, \begin{cases} a < 2 \\ b = 3 \end{cases}, \begin{cases} a \neq 2 \\ b = \frac{4}{3} \end{cases} \\
 (2) & -1, A^T (A^* = -A^T. \text{ 可以证明: } A \text{ 是正交方阵当且仅当 } |A| = 1 \text{ 且 } a_{ij} = A_{ij} \text{ 或 } |A| = -1 \text{ 且 } a_{ij} = -A_{ij}) \\
 (3) & \begin{pmatrix} 4 & 9 & -5 \\ -10 & -23 & 15 \\ -7 & -16 & 13 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 & -20 & 11 \\ 0 & -16 & 10 \\ 5 & -15 & 7 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

$$(4) 4n^2 \quad (5) \begin{pmatrix} -I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}, \text{ 其中 } r \text{ 为 } A \text{ 的秩}$$

(1213-二, 1)

$$(1) \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -4 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(2) \lambda^2 + \frac{3}{\lambda} + 2$$

$$(3) 0, -\frac{1}{3}$$

$$(4) \frac{1}{9}y_1^2 - 9y_2^2 + y_3^2 \text{ (配方法)}$$

$$(5) 1 \text{ (4 重)}$$

$$(6) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

(1213-二, 2)

$$(1) 3$$

$$(2) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & \frac{1}{2} & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(3) (\lambda_1 + 2)(\lambda_2 + 2) \cdots (\lambda_n + 2)$$

$$(4) \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

$$(5) t \neq -\frac{1}{2}$$

(1314-一)

$$(1) 0, -\frac{1}{3}$$

$$(2) 1, 4$$

$$(3) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$(4) (-2, 2) \text{ (成对的初等行列变换)}$$

$$(5) A^T$$

(1314-二)

$$(1) 2$$

$$(2) 0$$

$$(3) r \begin{pmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a_2 & b_3 & c_3 \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} a_1 & b_1 & c_1 & d_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 & d_2 \\ a_2 & b_3 & c_3 & d_3 \end{pmatrix} = 2$$

$$(4) \text{双叶双曲面}$$

$$(5) -\sqrt{3} < t < \sqrt{3}$$

(1516-二)

$$(1) \begin{pmatrix} -1 & -1 & 0 \\ 3 & 3 & -1 \\ 6 & 2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$(2) \frac{\pi}{3}$$

$$(3) 1$$

$$(4) \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 2 & \\ & & 3 \end{pmatrix}$$

$$(5) a > 5$$

(1617-一)

$$(1) 5$$

$$(2) 4$$

$$(3) \begin{pmatrix} 1 & & \\ & -1 & \\ & & -1 \end{pmatrix}$$

$$(4) \text{双叶双曲面}$$

$$(5) -1 < t < 1$$

(1718-一)

$$(1) \begin{pmatrix} 1 & 2018a \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(2) 11$$

$$(3) (3, -3, 1)$$

$$(4) -2$$

$$(5) \text{单叶双曲面}$$

$$(6) t \neq -2, 0$$

(1718-二)

$$(1) 1$$

$$(2) 4$$

$$(3) 12$$

$$(4) \left(\frac{1}{2}, -1, \frac{1}{2}\right)$$

(1819-一)

$$(1) \begin{pmatrix} 8 & 0 & 8 \\ 0 & 16 & 0 \\ 8 & 0 & 8 \end{pmatrix}$$

$$(4) n$$

(1819-二)

$$(1) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 3 \end{pmatrix}$$

$$(4) 4n^2$$

(1920-二)

$$(1) a \neq -\frac{9}{11}$$

$$(4) 0, 1$$

$$(5) -18$$

$$(2) 3$$

$$(5) 1$$

$$(2) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & 3 \end{pmatrix}$$

$$(5) 1 < t < 3$$

$$(2) 196 \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 9 \end{pmatrix}$$

$$(5) \alpha_1, \frac{\sqrt{2}}{2}\alpha_2, \alpha_3 - \alpha_1$$

$$(6) (1, +\infty)$$

$$(3) 1$$

$$(6) (-\sqrt{2}, \sqrt{2})$$

$$(3) 0, 3$$

$$(3) 2$$

$$(6) 1 - \sqrt{5} < t < 1 + \sqrt{5}$$

第三章 判断题

(1213-一)

(1) 错误. 比如

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

(2) 正确. 课后作业题的证明.

(3) 正确. 通过相合规范型来证.

(4) 错误. 需要 $AB = BA$.

(5) 正确. 与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-1}$ 的正交补维数为 1.

(1213-二,1)

(1) 错误. 见第四次习题课讲义.

(2) 正确. 作业题.

(3) 正确. 两个特征值 $\lambda_1 \lambda_2 < 0$, 所以特征值相异 (复根会共轭出现).

(4) 正确. 根据同构性很容易验证成立.

(5) 正确. 设 $x \neq 0$, 则 $x^T(A+B)x = x^T Ax + x^T Bx > 0$.

(6) 错误. 其不包含 0.

(7) 正确. 应当注意到条件: 对于任意的 $\alpha \neq \beta \in V$ 都有 $\mathcal{I}(\alpha) \neq \mathcal{I}(\beta)$ 等价于条件: $\mathcal{I}x = 0$ 当且仅当 $x = 0$ (为什么?). 剩余的见第四次习题课讲义例 1 的证明.

(1213-二,2)

(1) 错误. $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 可能线性相关, 添加向量仍线性相关.

(2) 错误. $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = I$. 容易知道行列式为零的矩阵对加法不封闭.

(3) 正确. 容易验证, 常见的例子.

(4) 正确. 定义.

(5) 正确. 主子式均大于 0.

(1314-一)

(1) 错误. 其不包含 0.

(2) 正确. 主子式均大于 0.

(3) 错误. 因为 α_3 可能为 0, 此时若 α_1, α_2 线性无关, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性相关.

(4) 正确. 容易验证.

(1314-二)

(1) 正确. $r(\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3, \alpha_3 + \alpha_1) \leq r(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) < 3$.

(2) 错误. $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = I$. 容易知道行列式为零的矩阵对加法不封闭.

(3) 错误. 特征值为对角元素, 互不相等, 可对角化, 相似于 A .

(4) 正确. A 是列满秩矩阵, 取个最大阶非零子式即可得到 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$.

(4) 正确. $A^T A$ 对称, 且有 $r(A^T A) = r(A) = n$.

(1516-二)

(1) 正确.

(2) 正确.

对于 $k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \cdots + k_m \alpha_m = \mathbf{0}$, 两边分别与 α_i 做内积得到 $k_i(\alpha_i, \alpha_i) = 0$, 因为 $\alpha_i \neq \mathbf{0}$, 所以 $k_i = 0$.

(3) 错误. 需要 $t + \lambda_{\min} > 0$, 其中 λ_{\min} 为最小的特征值.

(4) 正确.

$A\mathbf{x} = \mathbf{0} \Rightarrow A^T A\mathbf{x} = \mathbf{0}$. 即前者的解空间包含于后者的解空间. 又 $r(A) = r(A^T A)$, 可以得到两个解空间的维数相等, 因此两者的解空间相同, 同解.

(1617-一)

(1) 错误. $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}^2 = O$.

(2) 正确. $\det(A)$ 是 A 的所有特征值之积, 因此 $\det(A) = 0$, A 奇异.

(3) 正确. A 是反对称矩阵 $\Leftrightarrow a_{ij} + a_{ji} = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x}^T A \mathbf{x} = 0$.

(4) 错误. 需要 $AB = BA$.

(5) 正确. 定义.

(1718-一)

(1) 错误. 特征值均不同, 均相似于对角矩阵, 因此相似.

(2) 正确. $\det(A)$ 是 A 的所有特征值之积, 因此 $\det(A) = 0$, A 不可逆.

(3) 错误. 需要 β, γ 与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-1}$ 正交. 反例: $\alpha_1 = (1, 0), \gamma = (1, 1), \beta = (0, 1)$.

(4) 正确. A 正定当且仅当主子式均大于 0.

(1718-二)

(1) 错误. 前者特征值 1 的几何重数为 1, 后者为 2.

(2) 正确.

正定性: $(f(x), f(x)) \geq 0$, 等号成立当且仅当 $f(x) \equiv 0$. 对称性和线性性质显然.

(3) 错误. 需要 α_n 与前 $n-1$ 个向量正交. 反例: $\alpha_1 = (1, 0), \alpha_2 = (1, 1), \beta = (0, 1)$.

(4) 正确. 主子式均大于 0.

(1819-一)

(1) 正确. $\det(A)$ 是 A 的所有特征值之积, 因此 $\det(A) = 0$, A 不可逆.

(2) 错误. 特征值 2 的代数重数 2 不等于几何重数 1, 不可对角化.

(3) 错误. 不满足正定性: 设 $f(x) = x + x^2$, 则 $(f(x), f(x)) = (f(0), f(0)) = 0$, 而 $f(x) \neq 0$.

(4) 正确. 对于任意的 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, 因为 A 正定, 所以主子式 A_1, A_2 也正定, 因此 $\mathbf{x}^T A_1 \mathbf{x} > 0, \mathbf{x}^T A_2 \mathbf{x} > 0$, 所以 $\mathbf{x}^T (A_1 + A_2) \mathbf{x} = \mathbf{x}^T A_1 \mathbf{x} + \mathbf{x}^T A_2 \mathbf{x} > 0$, 因此 $A_1 + A_2$ 也正定.

(1819-二)

(1) 错误. $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$. 而 $\begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \approx \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = I$.

乘积也不一定.

(2) 正确. 均相似于以特征多项式的根为对角元素的对角矩阵.

(3) 正确. 因为 $\text{tr}(A^T A) = 0 \Rightarrow A = O$, 而且 $\text{tr}(A^T B) = \text{tr}(B^T A)$. 线性性质显然.

(4) 错误. 作业中, 提到过, 其特征值为 1(2 重), -1 (2 重).

(1920-二)

(1) 正确. $r = r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r) \leq r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r) \leq r$. 所以 $r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r) = r$, 因此线性无关.

(2) 错误. 只有 $a = 0$ 才相似, 否则特征值 1 的几何重数不一致.

(3) 正确. 定义.

(4) 正确. 容易验证, 其对加法和数乘封闭. 可以找到一组基 $E_{ij} + E_{ji}, 1 \leq i \leq j \leq 3$.