

# 《回归分析》作业参考答案

## 第一章

sword

nalzok

2017 级统计系

2016 级统计系

2019 年 9 月 23 日

# 1 第一节

1. 矩阵  $A$  为  $n$  阶实对称矩阵, 证明:

(iii) 矩阵  $A$  有  $n$  个实特征值 (记作  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ), 而且  $n$  个特征向量可正交化;

(iv) 存在正交阵  $P$  使得

$$A = P \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} P' \triangleq P \Lambda P'$$

(v) 对任意正整数  $s$ , 有

$$A^s = P \begin{pmatrix} \lambda_1^s & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^s \end{pmatrix} P' \triangleq P \Lambda^s P'$$

从而  $\text{tr}(A^s) = \sum_{i=1}^n \lambda_i^s$ ;

(vi)  $A$  是非奇异的当且仅当  $\lambda_i \neq 0$  ( $\forall i$ ), 且矩阵  $A^{-1}$  的特征值为  $\lambda_i^{-1}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ ;

(vii) 矩阵  $I_n + cA$  的特征值为  $1 + c\lambda_i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ ;

(viii) 半正定矩阵的特征值均非负, 从而半正定矩阵的迹非负。

**证明.** (iii) 由代数学基本定理, 知矩阵  $A$  的特征多项式在复数域中有且仅有  $n$  个根。又由 (i) 得  $A$  的复特征值均为实数, 故矩阵  $A$  有  $n$  个实特征值。下面, 借用 (iv) 的结论, 矩阵  $A$  可相似对角化, 则  $A$  各个特征值的几何重数等于代数重数, 所以  $A$  有  $n$  个线性无关的特征向量, 从而  $n$  个特征向量可正交化。

(iv) 对实对称矩阵  $A$  的阶数  $n$  作数学归纳法。

$n = 1$  时,  $A$  本身即为对角阵, 再取  $P$  为一阶单位阵, 结论成立。

假设任一  $n - 1$  阶实对称矩阵都能正交相似于一对角阵, 下面来看  $n$  阶的情形。

设  $\lambda_1$  为  $A$  的一个特征值,  $\eta_1$  为对应的单位特征向量, 则  $\eta_1$  可扩成一个标准正交基  $\eta_1, \dots, \eta_n$ , 并记矩阵  $T = (\eta_1, \dots, \eta_n)$ 。从而

$$AT = T \begin{pmatrix} \lambda & \alpha \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

又因为

$$\begin{pmatrix} \lambda & \alpha \\ 0 & B \end{pmatrix}' = (T'AT)' = T'AT = \begin{pmatrix} \lambda & \alpha \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

所以  $\alpha = 0$ , 矩阵  $B$  为实对称矩阵。由归纳假设, 存在  $n-1$  阶正交阵  $Q$ , 使得  $B = Q'\Lambda_1 Q$ , 其中  $\Lambda_1$  为对角阵。令  $Q_1 = \text{diag}(1, Q)$ , 就有

$$T'AT = Q' \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \Lambda_1 \end{pmatrix} Q$$

再取  $P = Q_1 T'$ , 即可证得  $n$  阶实对称矩阵亦正交相似于一对角矩阵。

根据数学归纳法, 结论成立。

(v) 注意到  $PP' = I$ , 从而  $A^s = (P\Lambda P')^s = P\Lambda P' P\Lambda P' \cdots P\Lambda P' = P\Lambda^s P'$ 。又因为相似矩阵有相同的迹, 故  $\text{tr}(A^s) = \text{tr}(\Lambda^s) = \sum_{i=1}^n \lambda_i^s$ 。

(vi) 矩阵  $A$  非奇异  $\Leftrightarrow$  矩阵  $\Lambda$  非奇异  $\Leftrightarrow \lambda_i \neq 0 (\forall i)$ 。

又  $A^{-1} = (P\Lambda P')^{-1} = P\Lambda^{-1}P'$  及相似矩阵有相同的特征值, 得矩阵  $A^{-1}$  的特征值为  $\lambda_i^{-1}$ ,  $i = 1, 2, \cdots, n$ 。

(vii) 注意到  $I_n + cA = PP' + P(c\Lambda)P' = P(I_n + c\Lambda)P'$ , 与 (vi) 类似即可得证。

(viii) 任取非零向量  $x$ , 记向量  $y = Px$ , 则由  $P$  满秩知  $y$  亦为非零向量。从而

$$x'\Lambda x = x'P'APx = y'Ay \geq 0$$

将  $x$  取遍标准单位向量即可证得结论。

□

2. 设  $A$  为实对称矩阵, 用拉格朗日乘数法证明:

$$\max_{x'x \neq 0} \frac{x'Ax}{x'x} = \lambda_{\max}(A) \quad \text{及} \quad \min_{x'x \neq 0} \frac{x'Ax}{x'x} = \lambda_{\min}(A)$$

**证明.** 不失一般性, 考虑  $x$  为单位向量的情形即可。取单位向量  $e = (x_1, \cdots, x_n)'$ , 则  $e$  的取值范围为单位球面 (从而是有界闭集)。易见  $e'Ae$  为  $e$  的连续函数, 而连续函数在有界闭集上必取得最大、最小值, 从而结论中的最值运算是有意义的。

由  $A$  实对称, 知存在正交阵  $P$  与对角阵  $\Lambda$ , 使得  $A = P'\Lambda P$ 。从而

$$e'Ae = e'P'\Lambda Pe \triangleq y'\Lambda y$$

由于正交变换保持距离且为可逆变换, 所以向量  $y$  仍为单位向量且取值范围为单位球面。

记  $y = (y_1, \dots, y_n)'$ ,  $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ , 则

$$y' \Lambda y = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$$

令  $f(y) = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$ , 于是问题转化为求解

$$\begin{aligned} \max_y f(y) \quad & \text{s.t.} \quad \sum_{i=1}^n y_i^2 = 1 \\ \min_y f(y) \quad & \text{s.t.} \quad \sum_{i=1}^n y_i^2 = 1 \end{aligned}$$

应用拉格朗日乘数法, 构造拉格朗日函数

$$L(y, \mu) = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2 - \mu(y_1^2 + \dots + y_n^2 - 1)$$

上式两端对各分量求一阶偏导, 得

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial y_i} &= 2\lambda_i y_i - 2\mu y_i = 0 \quad i = 1, 2, \dots, n \\ \frac{\partial L}{\partial \mu} &= y_1^2 + \dots + y_n^2 - 1 = 0 \end{aligned}$$

解得  $\mu = \lambda_i, y = \epsilon_i, f(\epsilon_i) = \lambda_i$ , 其中  $\epsilon_i$  为第  $i$  个分量为 1, 其余分量为 0 的单位向量。由此, 遍历  $A$  的特征值, 知结论成立。□

3. 设向量  $\beta = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)'$ , 证明:

(i) 对任意  $n$  维向量  $a$ , 有

$$\frac{\partial \beta' a}{\partial \beta} = a$$

对任意  $n$  列矩阵  $A$ , 有

$$\frac{\partial A\beta}{\partial \beta'} = A$$

(ii) 若  $A$  为对称矩阵, 则

$$\frac{\partial \beta' A \beta}{\partial \beta} = 2A\beta$$

**证明.** (i) 设  $a = (a_1, a_2, \dots, a_n)'$ , 则  $\beta' a = a_1 \beta_1 + a_2 \beta_2 + \dots + a_n \beta_n$ 。

于是

$$\frac{\partial \beta' a}{\partial \beta} = \left( \frac{\partial}{\partial \beta_1}, \frac{\partial}{\partial \beta_2}, \dots, \frac{\partial}{\partial \beta_n} \right)' (a_1 \beta_1 + a_2 \beta_2 + \dots + a_n \beta_n) = (a_1, a_2, \dots, a_n)' = a$$

又设  $A = (b_{ij})_n$ , 则

$$\begin{aligned}\frac{\partial A\beta}{\partial \beta'} &= \frac{\partial}{\partial \beta'} \begin{pmatrix} b_{11}\beta_1 + \cdots + b_{1n}\beta_n \\ b_{21}\beta_1 + \cdots + b_{2n}\beta_n \\ \vdots \\ b_{n1}\beta_1 + \cdots + b_{nn}\beta_n \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial \beta_1} \\ \frac{\partial}{\partial \beta_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial}{\partial \beta_n} \end{pmatrix} (b_{11}\beta_1 + \cdots + b_{1n}\beta_n, \cdots, b_{n1}\beta_1 + \cdots + b_{nn}\beta_n) \\ &= A\end{aligned}$$

(ii) 对任意的  $n$  阶方阵  $A = (b_{ij})_n$ , 有

$$\begin{aligned}\frac{\partial \beta' A \beta}{\partial \beta} &= \frac{\partial}{\partial \beta} \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n b_{ij} \beta_i \beta_j \right) \\ &= \left( \frac{\partial}{\partial \beta_1}, \frac{\partial}{\partial \beta_2}, \cdots, \frac{\partial}{\partial \beta_n} \right)' \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n b_{ij} \beta_i \beta_j \right) \\ &= (A + A')\beta\end{aligned}$$

特别地, 当  $A$  为对称矩阵时, 有

$$\frac{\partial \beta' A \beta}{\partial \beta} = 2A\beta$$

□

4. 设四分块矩阵

$$\begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}$$

满足  $A$  与  $D - CA^{-1}B$  均可逆. 给出上述四分块矩阵的逆矩阵.

**解.** 记矩阵  $M = D - CA^{-1}B$ , 则

$$\begin{pmatrix} A^{-1} & \\ & M^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & -M^{-1}B \\ & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & \\ -A^{-1}C & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} = I$$

从而

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}^{-1} &= \begin{pmatrix} A^{-1} & \\ & M^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & -M^{-1}B \\ & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & \\ -A^{-1}C & I \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} A^{-1} + A^{-1}M^{-1}BA^{-1}C & -A^{-1}M^{-1}B \\ -M^{-1}A^{-1}C & M^{-1} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

5. (i) 举例说明矩阵  $A$  的广义逆  $A^-$  不唯一;  
(ii) 给出计算矩阵  $A$  广义逆  $A^-$  的一般公式。

**解.** (i) 先回顾矩阵广义逆的定义。

**定义.** 设  $A$  是一个  $s \times n$  矩阵, 矩阵方程  $AXA = A$  的通解称为  $A$  的广义逆矩阵, 简称为  $A$  的广义逆, 记作  $A^-$ 。

广义逆矩阵可以不唯一。事实上, 对任意非单位阵的幂等阵  $A$ , 有

$$AAA = A$$

$$AIA = A$$

成立。从而  $A$  的广义逆可以是  $A$  和  $I$ , 不唯一。

另一个反例是  $A = \begin{pmatrix} 0 \end{pmatrix}$ , 此时  $A^-$  可取  $\begin{pmatrix} 0 \end{pmatrix}$  或  $\begin{pmatrix} 42 \end{pmatrix}$  或  $\begin{pmatrix} -3.14 \end{pmatrix}$  等。  
认为退化的矩阵过于特殊的同学也可以自行构造对应的数量矩阵。

- (ii) 记矩阵  $A$  的秩为  $r$ , 对  $A$  作满秩分解

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

则矩阵  $A$  的广义逆的一般形式为

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

其中  $B, C, D$  分别是任意  $r \times (s-r), (n-r) \times r, (n-r) \times (s-r)$  阶矩阵。证明请参阅丘维声著《高等代数》第一版上册 251-252 页。

6. 对任意  $n \times p$  阶矩阵  $X$ , 证明:

(i) 无论  $(X'X)^-$  如何变化,  $X(X'X)^-X'$  保持不变;

(ii)  $X(X'X)^-X'$  是一个从  $\mathbb{R}^n$  到  $\mathcal{M}(X)$  的投影矩阵。

**证明.** (i) 记矩阵  $X$  的秩为  $r$ 。由线性代数的知识, 知将  $X$  作一系列初等列变换, 可得到一个列阶梯矩阵, 即

$$X = AQ$$

其中矩阵  $A$  为列阶梯矩阵 (前  $r$  列为标准单位向量, 后  $p-r$  列为 0),  $Q$  为可逆矩阵。再适当交换矩阵  $A$  的行, 得

$$PA = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \triangleq \Lambda$$

其中,  $P$  为若干行交换矩阵相乘得到的矩阵 (因而是正交阵)。于是, 我们得到了矩阵  $X$  的一个满秩分解  $X = P'\Lambda Q$ 。从而  $X'X = Q'\Lambda Q$ 。由第一章习题一 5(2) 的结论,  $(X'X)^-$  的一般形式为

$$(X'X)^- = Q^{-1} \begin{pmatrix} I_r & B \\ C & D \end{pmatrix} (Q')^{-1}$$

其中  $B, C, D$  分别是任意  $r \times (p-r), (n-r) \times r, (n-r) \times (p-r)$  阶矩阵。故

$$X(X'X)^-X' = P'\Lambda P$$

而与  $B, C, D$  无关, 即  $X(X'X)^-X'$  与  $(X'X)^-$  的选取无关。

- (ii) 由 (1) 知  $X(X'X)^-X' = P'\Lambda P$ , 容易验证  $X(X'X)^-X'$  是一个对称幂等阵, 且对  $\forall \alpha \in \mathbb{R}^n$ ,  $X(X'X)^-X'\alpha = X((X'X)^-X'\alpha) \in \mathcal{M}(X)$ , 从而结论成立。

□

7. 令矩阵  $\Sigma = (1-\rho)I_n + \rho 1_n 1_n'$ , 其中  $1_n$  为元素全为 1 的  $n$  维向量。求  $\Sigma$  的特征值和对应的特征向量。又问  $\rho$  取何值时  $\Sigma$  (半) 正定?

**解.** 由第一章习题一 1(vii) 的结论, 只需考察矩阵  $1_n 1_n'$  的特征值与特征向量即可。因为  $1_n 1_n'$  的秩为 1 且易见行和  $n$  为其特征值, 所以矩阵  $1_n 1_n'$  的特征值为  $n$  (1 重) 和 0 ( $n-1$  重)。同时容易求出对应的特征值为  $1_n$  和  $\epsilon_1 - \epsilon_j, j = 2, \dots, n$ 。从而矩阵  $\Sigma$  的特征值为  $1 + (n-1)\rho$  (1 重) 和  $1 - \rho$  ( $n-1$  重), 所对应的特征向量即为上述特征向量。

由于  $\Sigma$  是对称矩阵, 所以判断  $\Sigma$  是否 (半) 正定只需考察其特征值。于是容易得出,  $\rho = -\frac{1}{n-1}$  或  $\rho = 1$  时,  $\Sigma$  严格半正定;  $-\frac{1}{n-1} < \rho < 1$  时,  $\Sigma$  正定。

当然硬要抬杠的话,  $n = 1$  的情况还需要另外讨论。

8. 在  $p$  维向量空间  $\mathbb{R}^p$  中, 超平面是由线性方程组  $H_{(A,b)} = \{x \mid Ax = b\}$  所定义的点集。

(i) 取定点  $x_0 \in H_{(A,b)}$ , 证明:  $H_{(A,b)} = \{x \mid (x - x_0) \perp \mathcal{M}(A')\}$ ;

(ii) 若矩阵  $A$  行满秩, 对  $\forall x \in \mathbb{R}^p$ , 计算欧氏距离  $d(x, H_{(A,b)})$ 。

解. 不妨设  $A$  为  $m \times p$  阶矩阵。

(i) 记集合  $S_1 = \{x \mid Ax = b\}$ ,  $S_2 = \{x \mid (x - x_0) \perp \mathcal{M}(A')\}$ 。要证明  $S_1$  与  $S_2$  相互包含。

一方面, 任取  $x \in S_1$ , 有  $Ax = b$ 。对  $\forall \alpha \in \mathcal{M}(A')$ , 存在向量  $\beta \in \mathbb{R}^m$ , 使得  $\alpha = A'\beta$ 。从而

$$\begin{aligned}(\alpha, x - x_0) &= \beta' A(x - x_0) \\ &= \beta'(b - b) = 0\end{aligned}$$

即  $(x - x_0) \perp \alpha$  ( $\forall \alpha \in \mathcal{M}(A')$ )。所以  $x \in S_2$ ,  $S_1 \subset S_2$ 。

另一方面, 任取  $y \in S_2$ , 有  $(y - x_0) \perp \mathcal{M}(A')$ 。取  $\mathbb{R}^m$  中一个基  $\gamma_1, \dots, \gamma_m$ , 令矩阵  $T = (\gamma_1, \dots, \gamma_m)$ , 则  $T$  为  $m$  阶可逆矩阵。由于

$$\begin{aligned}0 &= (A'\gamma_1, y - x_0) = \gamma_1'(Ay - b) \\ 0 &= (A'\gamma_2, y - x_0) = \gamma_2'(Ay - b) \\ &\dots \\ 0 &= (A'\gamma_m, y - x_0) = \gamma_m'(Ay - b)\end{aligned}$$

从而  $T'(Ay - b) = 0$ ,  $Ay - b = 0$ , 故  $y \in S_1$ ,  $S_2 \subset S_1$ 。

综上,  $S_1$  与  $S_2$  相互包含, 结论成立。事实上,  $H_{(A,b)}$  为  $\mathbb{R}^p$  上的线性流形,  $H_{(A,b)} - x_0$  为  $\mathbb{R}^p$  的线性子空间。从  $H_{(A,b)} - x_0$  的定义上可以看出  $H_{(A,b)} - x_0$  是  $\mathcal{M}(A')$  的正交补空间, 于是  $H_{(A,b)} = \{x \mid (x - x_0) \perp \mathcal{M}(A')\}$ 。

(ii) 由于矩阵  $A$  行满秩, 所以方程组  $Ax = b$  必有解, 从而  $H_{(A,b)}$  不为空集。记方程组  $Ax = 0$  的一个基解矩阵为  $U$ , 则  $d(x, H_{(A,b)})$  即为向量  $x - x_0$  到  $\mathcal{M}(U)$  的距离。若记  $y^*$  为关于  $y$  的方程组  $U'Uy = U'(x - x_0)$  的解, 则  $d(x, H_{(A,b)}) = \|x - x_0 - Uy^*\|_2$ 。

9. 设矩阵  $A$  非奇异, 矩阵  $D$  为一方阵, 证明:

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |A| |D - CA^{-1}B|$$



**证明.** 由初等变换, 易见

$$\begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & -A^{-1}B \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & D - CA^{-1}B \end{pmatrix}$$

从而结论成立。  $\square$

10. 设矩阵  $A, B$  均为半正定矩阵 (且  $A \leq B$ )。

(i) 证明:  $AB^{-1}A \leq A$ ;

(ii)  $AB^{-1}A$  依赖于广义逆的选择吗?

**证明.** (i) 首先, 如果没有  $A \leq B$  的条件,

$$A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, B^{-} = \begin{pmatrix} 42 \end{pmatrix}.$$

即可作为反例。

加入这个条件之后,  $B^{-}$  仍不一定是对称矩阵, 从而无法保证  $AB^{-1}A$  是对称矩阵, 偏序关系无从谈起。

(ii)

$\square$

11. 举例说明: 存在这样的矩阵  $\Sigma$ ,  $\Sigma$  非半正定, 但可以找到正交阵  $(P \ Q)$ , 使得  $P'\Sigma P = \Lambda_r, Q'\Sigma Q = 0$ 。

**证明.** 令

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad P = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix} \quad Q = \begin{pmatrix} -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix}$$

容易验证, 矩阵  $\Sigma$  的特征值为 0 和 1,  $(P \ Q)$  为正交阵且  $P'\Sigma P = 1, Q'\Sigma Q = 0$ 。  $\square$

12. 设矩阵  $A, B$  均为半正定矩阵, 且  $A \leq B$ 。证明:

(i)  $\text{tr}(A) \leq \text{tr}(B)$ ;

(ii) 矩阵  $A$  的最大特征值不大于矩阵  $B$  的最大特征值;

(iii) 矩阵  $A$  的最小特征值不大于矩阵  $B$  的最大特征值;

- (iv)  $|A| \leq |B|$ ;
- (v)  $\mathcal{M}(A) \subset \mathcal{M}(B)$ ;
- (vi) 设  $P_A, P_B$  分别是  $A, B$  的正交投影矩阵, 则  $P_A \leq P_B$ 。

**证明.** (i) 由  $A \leq B$  知  $\forall x \in \mathbb{R}^m$ , 有  $x'Ax \leq x'Bx$ 。从而将  $x$  取遍  $\epsilon_i, i = 1, 2, \dots, m$ , 就得到  $A$  对角线元素的值均不大于  $B$  对角线元素的值。因此  $\text{tr}(A) \leq \text{tr}(B)$ 。

(ii) 易见

$$\lambda_{\max}(A) = \max_{x'x \neq 0} \frac{x'Ax}{x'x} \leq \max_{x'x \neq 0} \frac{x'Bx}{x'x} = \lambda_{\max}(B)$$

(iii) 同样地, 有

$$\lambda_{\min}(A) = \min_{x'x \neq 0} \frac{x'Ax}{x'x} \leq \min_{x'x \neq 0} \frac{x'Bx}{x'x} = \lambda_{\min}(B)$$

(iv) 不妨设矩阵  $A, B$  均正定。由  $A \leq B$  知  $\forall x \in \mathbb{R}^m$  且  $x \neq 0$ , 有  $0 < x'Ax \leq x'Bx$ 。从而

$$\begin{aligned} 1 &\geq \frac{x'Ax}{x'Bx} \\ &= \frac{y'B^{-\frac{1}{2}}AB^{-\frac{1}{2}}y}{y'y} \quad (y = B^{\frac{1}{2}}x) \end{aligned}$$

因此  $\lambda_{\max}(B^{-\frac{1}{2}}AB^{-\frac{1}{2}}) \leq 1$ 。又易见矩阵  $B^{-\frac{1}{2}}AB^{-\frac{1}{2}}$  为正定矩阵, 从而其特征值介于 0 和 1 之间 (不包含 0)。因此  $|B^{-\frac{1}{2}}AB^{-\frac{1}{2}}| \leq 1$ , 即  $|A| \leq |B|$ 。

(v) 对  $x \in \mathcal{M}(B)^\perp$ , 有

$$\begin{aligned} Bx = 0 &\Rightarrow x'Bx = 0 \\ &\Rightarrow x'Ax \leq x'Bx = 0 \\ &\Rightarrow x'Ax = 0 \\ &\Rightarrow (A^{\frac{1}{2}}x)'(A^{\frac{1}{2}}x) = 0 \\ &\Rightarrow (A^{\frac{1}{2}}x) = 0 \\ &\Rightarrow Ax = 0 \\ &\Rightarrow \mathcal{M}(B)^\perp \subset \mathcal{M}(A)^\perp \end{aligned}$$

从而  $\mathcal{M}(A) \subset \mathcal{M}(B)$ 。

(vi) 对  $\forall \xi \in \mathbb{R}^m$ , 存在  $\xi_1 \in \mathcal{M}(A)$  和  $\xi_2 \in \mathcal{M}(A)^\perp$  使得  $\xi = \xi_1 + \xi_2$ 。从而

$$\xi' P_A \xi = \xi' P_A P_A \xi = (P_A \xi)' (P_A \xi) = \xi_1' \xi_1$$

于是

$$\begin{aligned} \xi' P_B \xi &= \xi_1' P_B \xi_1 + \xi_1' P_B \xi_2 + \xi_2' P_B \xi_1 + \xi_2' P_B \xi_2 \\ &= (P_B \xi)' (P_B \xi) + (P_B \xi_1)' \xi_2 + \xi_2' (P_B \xi_1) + \xi_2' P_B \xi_2 \\ &= \xi_1' \xi_1 + \xi_1' \xi_2 + \xi_2' \xi_1 + \xi_2' P_B \xi_2 \\ &= \xi_1' \xi_1 + \xi_2' P_B \xi_2 \\ &\geq \xi_1' \xi_1 = \xi' P_A \xi \end{aligned}$$

从而  $P_A \leq P_B$ 。

□

13. 设矩阵  $A, B$  均为半正定矩阵, 且  $\mathcal{M}(A) \subset \mathcal{M}(B)$ 。举例说明  $A \leq B$  未必成立。

**证明.** 令  $A = \text{diag}(1, 3, 0, 0)$ ,  $B = \text{diag}(1, 1, 1, 0)$ , 则易见  $A$  每一列都可由  $B$  线性表出, 从而  $\mathcal{M}(A) \subset \mathcal{M}(B)$ 。取向量  $x = (0, 1, 0, 0)'$ , 则  $x' A x > x' B x$ , 即  $A \leq B$  不成立。

事实上, 假设命题成立, 则根据对称性可知  $\mathcal{M}(A) = \mathcal{M}(B) \implies \forall x, x' A x = x' B x \implies A = B$ 。为了构造反例, 注意到所有满秩矩阵的列空间均为  $\mathbb{R}^n$ , 因此只需找两个不同的满秩矩阵即可。 □