

## 线性代数小测验-II

考试课程 线性代数 A卷 2014年12月09日

姓名\_\_\_\_\_ 学号\_\_\_\_\_

1. (10分) 设 $r(AB) = r(B)$ , 求证: 对任意可乘的矩阵 $C$ , 均有 $r(ABC) = r(BC)$ .

证明. 先可证明命题:  $r(AB) = r(B)$ , 当且仅当方程组 $ABx = 0$ 的解均为 $Bx = 0$ 的解.

于是, 设 $y$ 是 $ABCy = 0$ 的解, 则 $x = Cy$ 是 $ABx = 0$ 的解, 进而由条件和命题知 $x$ 是 $Bx = 0$ 的解, 即 $y$ 是 $BCy = 0$ 的解. 最后再由命题知,  $r(ABC) = r(BC)$ .  $\square$

2. (10分) 求与 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ 乘法可交换的所有矩阵 $B$ , 以及所有 $B$ 形成空间的维数.

解. 实际上等价于求与 $A' = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 可交换的 $B = (b_{ij})$ .

则 $A'B = BA'$ 给出

$$\begin{pmatrix} b_{21} & b_{22} & b_{23} & b_{24} \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ b_{41} & b_{42} & b_{43} & b_{44} \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & b_{11} & 0 & b_{13} \\ 0 & b_{21} & 0 & b_{23} \\ 0 & b_{31} & 0 & b_{33} \\ 0 & b_{41} & 0 & b_{43} \end{pmatrix}.$$

于是

$$B = \begin{pmatrix} a & b & c & d \\ 0 & a & 0 & c \\ r & s & t & p \\ 0 & r & 0 & t \end{pmatrix}.$$

所形成空间是8维的.

$\square$

3. (15分) 设 $A$ 是 $m \times 3$ 矩阵, 秩 $r(A) = 1$ . 若非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的三个解向量 $\eta_1, \eta_2, \eta_3$ 满足

$$\eta_1 + \eta_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \eta_2 + \eta_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \eta_3 + \eta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

求 $Ax = b$ 的通解.

解. 因为 $A$ 是 $m \times 3$ 矩阵,  $r(A) = 1$ , 故 $Ax = 0$ 的基础解系中含有 $3 - 1 = 2$ 个线性无关的解向量. 可以求得

$$\eta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3/2 \\ 3/2 \end{pmatrix}, \quad \eta_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1/2 \\ 3/2 \end{pmatrix}, \quad \eta_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ -3/2 \\ -1/2 \end{pmatrix}.$$

则 $\xi_1 = \eta_1 - \eta_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\xi_2 = \eta_1 - \eta_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix}$  为 $Ax = 0$ 的基础解系中的解向量。故 $Ax = b$ 的通解为 $x = k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \eta_1$ , 其中 $k_1, k_2$ 为任意实数。

□

4. (10分) 证明:  $N(A^T A) = N(A)$ ;  $C(A^T A) = C(A^T)$ .

证明. 显然有 $N(A) \subset N(A^T A)$ , 又因为 $A^T Ax = 0 \Rightarrow x^T A^T Ax = 0 \Rightarrow Ax = 0$ , 所以 $N(A^T A) = N(A)$ . 则 $C(A^T A) = N(A^T A)^\perp = N(A)^\perp = C(A^T)$ .

□

5. (15分) 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 3 & 1 & 2 & 1 & -3 \\ 0 & 2 & 1 & 2 & 6 \\ 5 & 3 & 4 & 3 & -1 \end{pmatrix}$ .

(1) 分别给出四个基本子空间的一组基.

(2) 求方程组 $Ax = \begin{pmatrix} 7 \\ -2 \\ 23 \\ 12 \end{pmatrix}$ 的通解.

解.

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -3 & 1 & 0 & 0 \\ -3 & 1 & 1 & 0 \\ -2 & -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 3 & 1 & 2 & 1 & -3 \\ 0 & 2 & 1 & 2 & 6 \\ 5 & 3 & 4 & 3 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & -2 & -1 & -2 & -6 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$C(A^T)$ 的一组基:  $(1, 1, 1, 1, 1), (0, 2, 1, 1, 6)$ .

$C(A)$ 的一组基:  $(1, 3, 0, 5), (1, 1, 2, 3)$ .

$N(A)$ 的一组基:  $(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1, 0, 0), (0, -1, 0, 1, 0), (2, -3, 0, 0, 1)$ .

$N(A^T)$ 的一组基:  $(-3, 1, 1, 0), (-2, -1, 0, 1)$ .

(2) 通解为  $x = k_1 \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + k_3 \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -\frac{9}{2} \\ \frac{23}{2} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $k_1, k_2, k_3$  为任意常数.

□

6. (15分) 假设  $Ax = b$  有解, 解集记为  $S$ .

- (1) 证明:  $S$  中的解向量在  $A$  的行空间  $C(A^T)$  上的投影均相等(记作  $\mathbf{x}_{row}$ );
- (2) 证明:  $\mathbf{x}_{row}$  是  $Ax = b$  的长度最小的解;
- (3) 假设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & -1 \end{pmatrix}$ ,  $b = \begin{pmatrix} 10 \\ -23 \end{pmatrix}$ , 求  $\mathbf{x}_{row}$ .

(1) 证明: 因为  $S \subseteq \mathbf{R}^n = N(A) + C(A^T)$ , 所以对任意  $x_1, x_2 \in S$ , 有  $x_1 = x_{1r} + x_{1n}$ ,  $x_2 = x_{2r} + x_{2n}$ , 其中  $x_{1r}, x_{2r} \in C(A^T)$ ,  $x_{1n}, x_{2n} \in N(A)$ . 由  $x_1, x_2 \in S$  知  $x_{1r}, x_{2r} \in S \cap C(A^T)$ . 又  $A(x_{1r} - x_{2r}) = 0$ , 故  $x_{1r} - x_{2r} \in C(A^T) \cap N(A) = \{0\}$ , 即  $x_{1r} = x_{2r}$ , 也即任意解向量在  $A$  的行空间的投影相等。

(2) 证明: 任意  $x \in S$ ,  $x = x_{row} + x_n$ , 其中  $x_{row} \in C(A^T)$ ,  $x_n \in N(A)$ . 而

$$\|x\|^2 = \|x_{row}\|^2 + \|x_n\|^2 \geq \|x_{row}\|^2,$$

即  $x_{row}$  是  $Ax = b$  的长度最小的解。

(3) 解: 设  $x_{row} = A^T \alpha$ , 则由  $Ax_{row} = b$  得  $AA^T \alpha = b$ , 即  $\begin{pmatrix} 14 & 1 \\ 1 & 6 \end{pmatrix} \alpha = \begin{pmatrix} 10 \\ -23 \end{pmatrix}$ , 解得  $\alpha = \begin{pmatrix} 1 \\ -4 \end{pmatrix}$ . 因此  $x_{row} = A^T \alpha = \begin{pmatrix} -7 \\ -2 \\ 7 \end{pmatrix}$ .

7. (10分) 设  $S$  为  $\mathbb{R}^3$  中由向量  $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}$  和  $\begin{pmatrix} 5 \\ 4 \\ -2 \end{pmatrix}$  张成的子空间.

(a) 用 Gram-Schmidt 正交化求  $S$  的一组单位正交基.

(b) 求到子空间  $S$  的正交投影  $3 \times 3$  矩阵  $P$ .

解. (1)  $\frac{1}{3}(1, 2, 2), \frac{1}{3}(2, 1, -2)$ .

$$(2) P = QQ^T = \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 5 & 4 & -2 \\ 4 & 5 & 2 \\ -2 & 2 & 8 \end{pmatrix}.$$

□

8. (15分) 求最小二乘意义下拟合数据点 $(t, y) = (2, 1), (5, 2), (7, 3), (8, 3)$ 的最佳直线 $y = Ct + D$ .

解: 求解方程 $A^T A \hat{x} = A^T b$ , 得最小二乘曲线为 $y = \frac{5}{14}t + \frac{2}{7}$ .