

上一次的作业。

4. A_n . A 是反对称阵 \Leftrightarrow 对 $\forall n$ 维向量 X , 有 $X^T A X = 0$.

" \Rightarrow "
证: A 是反对称阵, 则 $-A = A^T$.

$$\therefore \underline{X^T A X} = (X^T A X)^T = X^T A^T (X^T)^T = -X^T A X$$

$$\Rightarrow 2X^T A X = 0 \Rightarrow X^T A X = 0.$$

$$X^T A X = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2.$$

2. $A \sim \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix} \begin{matrix} \} r(A) \\ \checkmark \end{matrix}$ $A \sim \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r & 0 \dots 0 \end{pmatrix} V$

$$A = C^T \left[\begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{pmatrix} + \dots + \begin{pmatrix} 0 & & & \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 & 0 \dots 0 \end{pmatrix} \right] C.$$

$$= C^T \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{pmatrix} C + C^T \begin{pmatrix} 0 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{pmatrix} C + \dots + C^T \begin{pmatrix} 0 & & & \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 & 0 \dots 0 \end{pmatrix} C.$$

$$= A_1 + A_2 + \dots + A_r$$

$$= \underline{C^T A_1 C} + \underline{C^T A_2 C} + \dots + \underline{C^T A_r C}.$$

$$= \underline{C^T C E_1} + \underline{C^T C E_2} + \dots + \underline{C^T C E_r}.$$

$$r(A_i) = 1.$$

$$\frac{9}{60}$$

12. 设 A 为 n 阶实对称阵. 且 $|A| < 0$. 证明: 必存在 n 维实向量 $X \neq 0$, 使 $X^T A X < 0$. ①

证明: $\because |A| < 0 \Rightarrow r(A) = n$.

且可知 $X^T A X$ 不是正定二次型. 即负惯性指数 > 0 .

于是可经非退化线性替换化为

$$X^T A X \xrightarrow{X=CY, |C| \neq 0} y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - y_{p+2}^2 - \dots - y_n^2.$$

取 $Y_0 = (0, 0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)^T$.

$$X_0 = C Y_0 \neq 0.$$

使得 $X_0^T A X_0 = -1 < 0$. 命题得证. \blacksquare

9. 证明: 若 A 是正定阵, 则 A 的主子式全大于 0.

Th. A 是正定阵 $\iff A$ 的所有顺序主子式均大于 0.

$$A = \begin{pmatrix} \checkmark 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \checkmark 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \checkmark 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \checkmark 4 \end{pmatrix}.$$

证明: 设 $A = (a_{ij})_n$ 是一个 n 级正定阵. 再设 M_k 是 A 的

任意一个 k 级主子式 $1 \leq k \leq n$. $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$.

$$\underline{M_k} = \begin{vmatrix} a_{i_1 i_1} & a_{i_1 i_2} & \dots & a_{i_1 i_k} \\ a_{i_2 i_1} & a_{i_2 i_2} & \dots & a_{i_2 i_k} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i_k i_1} & a_{i_k i_2} & \dots & a_{i_k i_k} \end{vmatrix}.$$

由于 A 是正定阵, $X^T A X$ 是正定二次型.

②

即对 $\forall X \neq 0$, 均有 $X^T A X > 0$.

令 $g(y_1, \dots, y_k)$ 对应 k 阶方阵为 A_k , A_k 所对应的

二次型为 $g(y_1, \dots, y_k) = Y^T A_k Y$.

取对任意 k 个不全为 0 的 x_{i_1}, \dots, x_{i_k} , 有

$$g(x_{i_1}, \dots, x_{i_k}) = f(0, \dots, 0, x_{i_1}, 0, \dots, 0, x_{i_2}, 0, \dots, 0, x_{i_k}, 0, \dots, 0) > 0.$$

\therefore 二次型 $Y^T A_k Y$ 是正定二次型.

$\Rightarrow M_k = |A_k| > 0$. 此时 M_k 就是 A 的主子式.

10. 设 A 是实对称阵.

证法: 当 t 充分大时, $tE + A$ 是正定阵.

证法: $\forall C = (c_1, c_2, \dots, c_n)^T \neq 0$. $C^T C = (c_1^2 + \dots + c_n^2) = \text{数} > 0$.

$$\begin{aligned} & C^T (tE + A) C \\ &= C^T tE C + C^T A C = t \underbrace{(C^T C)}_{\text{固定数}} + \underbrace{C^T A C}_{\text{固定数}} = t(c_1^2 + \dots + c_n^2) + C^T A C. \end{aligned}$$

当 t 充分大时, 总能使 $t(c_1^2 + \dots + c_n^2) + C^T A C > 0$.

$\therefore tE + A$ 是正定阵.

17. A 是实矩阵. 证法

$$r(A^T A) = r(A).$$

$$\left(\begin{array}{l} \text{若能证明} \\ A^T A X = 0 \text{ 与 } A X = 0 \\ \text{同解, 则} \Rightarrow n - r(A^T A) = n - r(A) \\ \Rightarrow r(A^T A) = r(A) \end{array} \right)$$

证明: 设 X_0 是齐次线性方程组 $AX=0$ 的解.

则 $AX_0=0.$

$$\boxed{A_{m \times n}} \quad A^T_{n \times m} \quad X_{n \times 1}.$$

$$(A^T A)X_0=0.$$

即 X_0 也是齐次线性方程组 $(A^T A)X_0=0$ 的解.

反之, 若 X_0 是齐次线性方程组 $(A^T A)X=0$ 的解.

即 $A^T A X_0=0$

(要证 $AX_0=0$).

$$\Rightarrow X_0^T A^T A X_0=0.$$

$$A_{m \times n} X_{n \times 1} = 0_{m \times 1}$$

$$\Rightarrow (AX_0)^T (AX_0)=0.$$

$$\Rightarrow AX_0=0.$$

即齐次线性方程组 $AX=0$ 与 $A^T A X=0$ 同解.

$$\Rightarrow n-r(A)=n-r(A^T A)$$

$$\Rightarrow r(A)=r(A^T A). \quad \blacksquare$$

11. 证明: 若 A 是正定阵, 则 A^{-1} 也是正定阵. 当讨论证.

证明: A 是正定阵. 则 $A^T=A$. 且 $|A|>0$. 即 A^{-1} 存在.

$$(A^{-1})^T = (A^T)^{-1} = A^{-1}.$$

$\therefore A^{-1}$ 也是实对称阵.

方法一. 若 A 是正定阵. 存在可逆阵. 使得 $A=C^T C$.

(要证可逆阵 Q , 使 $A^{-1}=Q^T Q$).

$$\Rightarrow A^{-1} = (C^T C)^{-1} = C^{-1} (C^T)^{-1} = [(C^{-1})^T]^T (C^{-1})^T.$$

④

$\therefore A^{-1}$ 与 E 合同. 即 A^{-1} 也是正定阵.

方法二. $\because A$ 是正定阵.

\therefore 二次型 $X^T A X$ 是正定二次型.

$$\underline{X^T A X} \xrightarrow{X=A^{-1}Y} (A^{-1}Y)^T A (A^{-1}Y) = Y^T (A^{-1})^T A A^{-1} Y$$

$$= Y^T \underbrace{(A^{-1})^T A A^{-1}}_{=A^{-1}} Y = \underline{Y^T A^{-1} Y}.$$

据非退化的线性替换不改变二次型的正定性. $\therefore A^{-1}$ 也是正定阵.

14. 证: 二次型 $f(x_1, \dots, x_n)$ 是半正定 \Leftrightarrow 它的正惯性指数与秩相等.

证: " \Rightarrow ". 已知 f 的正惯性指数与秩相等. 即 $p=r$.

于是可将二次型 $f(x_1, \dots, x_n) = X^T A X$ 通过非退化的线性替换

$X=CY$ 化为规范形.

$$f(x_1, \dots, x_n) = X^T A X \xrightarrow[\substack{C \neq 0 \\ |C| \neq 0}]{X=CY} Y^T (C^T A C) Y.$$

$$= y_1^2 + y_2^2 + \dots + y_r^2 + 0 \cdot y_{r+1}^2 + \dots + 0 \cdot y_n^2 \quad \left(\begin{array}{l} \exists \text{ 且 } \forall X_0 \neq 0. \\ X_0^T A X_0 \geq 0 \end{array} \right).$$

于是对 $\forall X_0 = (c_1, \dots, c_n)^T \neq 0$.

$$Y_0 = C^{-1} X_0 = (d_1, d_2, \dots, d_n)^T \neq 0.$$

$$f(x_1, \dots, x_n) \geq 0. \quad \therefore f(x_1, \dots, x_n) \text{ 半正定.}$$

" \Rightarrow ". 已知 $f(x_1, \dots, x_n)$ 是半正定的. (设 $p=r$).

用反证法. 假设 $p \neq r$. 即 $p < r$.

⑤.

f 可经一非退化的线性替换 $x = CY$.

$$X^T A X = y_1^2 + \cdots + y_p^2 - \underbrace{y_{p+1}^2}_{p+1} - \cdots - y_r^2.$$

$$\text{取 } Y_1 = (0, \dots, 0, \underbrace{1}_{p+1}, 0, \dots)^T$$

$$X_1 = CY_1 \neq 0.$$

$$X^T A X = -1 < 0 \quad \text{与 } f \text{ 半正定矛盾!} \quad \therefore p = r$$

15. 证法1: $n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2$ 是半正定的.

$$\text{证法2: } n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2 \quad \frac{(x_1 + \cdots + x_n)^2}{n}$$

$$= n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2 + 2x_1x_2 + 2x_1x_3 + \cdots + 2x_1x_n + 2x_2x_3 + \cdots + 2x_2x_n + \cdots + 2x_{n-1}x_n)$$

$$= (n-1) \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j$$

$$= (x_1 - x_2)^2 + (x_1 - x_3)^2 + \cdots + (x_1 - x_n)^2$$

$$+ (x_2 - x_3)^2 + \cdots + (x_2 - x_n)^2$$

$$+ \cdots + (x_{n-1} - x_n)^2$$

故对任意一不全为0的数 c_1, \dots, c_n .

$$n \sum_{i=1}^n c_i^2 - (\sum_{i=1}^n c_i)^2 \geq 0.$$

\therefore 所证为二次型半正定.

7. (4). $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n x_i^2 + \sum_{i=1}^{n-1} x_i x_{i+1} \Rightarrow x_1 x_2 + x_2 x_3 + \dots + x_{n-1} x_n$ (6)

解: f 的矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} & \dots & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 1 & \dots & 0 & 0 \\ & & & \ddots & & \\ & & & & 1 & \frac{1}{2} \\ & & & & \frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}_n$

$a_{ii} = 1, a_{ii+1} = \frac{1}{2}, a_{i+1,i} = \frac{1}{2}.$

$|A_k| = \begin{vmatrix} 1 & \frac{1}{2} & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} & \dots & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{vmatrix}_k = \left(\frac{1}{2}\right)^k \begin{vmatrix} 2 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 2 \end{vmatrix}_k$

$= \left(\frac{1}{2}\right)^k \begin{vmatrix} 2 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 2 \end{vmatrix}_k = \left(\frac{1}{2}\right)^k \begin{vmatrix} 2 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 2 \end{vmatrix}_k$

$= \left(\frac{1}{2}\right)^k \begin{vmatrix} 2 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & \frac{k+1}{k} \end{vmatrix}_k$

$= \left(\frac{1}{2}\right)^k (k+1) > 0. \therefore \nexists \lambda.$

$D_k = 2D_{k-1} - D_{k-2}$

$D_{k-1} = 2D_{k-2} - D_{k-3}$

\vdots

$D_4 = 2D_3 - D_2$

$D_3 = 2D_2 - D_1$

$D_k = k+1.$