

第五章 Hermite矩阵与正定矩阵

5.1 Hermite矩阵与Hermite二次型

5.1.1 Hermite矩阵

- 例

$$\begin{bmatrix} 2 & 3 - 2i \\ 3 + 2i & -5 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 & 7 \\ 7 & 4 \end{bmatrix}$$

- Hermite矩阵的性质

- (1) 如果 A 是Hermite矩阵, 则对正整数 k , A^k 也是Hermite矩阵;
- (2) 如果 A 是可逆Hermite矩阵, 则 A^{-1} 也是Hermite矩阵;
- (3) 如果 A, B 是Hermite矩阵, 则对实数 k, p , $kA + pB$ 也是Hermite矩阵;
- (4) 若 A, B 是Hermite矩阵, 则 AB 是Hermite矩阵的充分必要条件是 $AB = BA$;
- (5) A 是Hermite矩阵的充分必要条件是对任意方阵 S , $S^H A S$ 是Hermite矩阵。

● **定理 5.1.1** 设 $A = (a_{jk}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则 A 是Hermite矩阵的充分必要条件是对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, $x^H A x$ 是实数。

● **定理 5.1.2** 设 A 为 n 阶Hermite矩阵, 则

(1) A 的所有特征值全是实数;

(2) A 的不同特征值所对应的特征向量是互相正交的。

证明(2) 设 λ, μ 是 A 的两个不同特征值, 相应的特征向量分别为 x, y , 则

$$Ax = \lambda x \quad (1)$$

$$Ay = \mu y \quad (2)$$

由(1)

$$y^H Ax = \lambda y^H x$$

由(2), $\mu = \mu^H$ 和 $A = A^H$

$$y^H Ax = y^H A^H x = \mu y^H x$$

于是 $(\lambda - \mu)y^H x = 0$ 。由于 $\lambda \neq \mu$, 故 x 与 y 正交。 \square

- **定理 5.1.3** 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则 A 是Hermite矩阵的充分必要条件是存在酉矩阵 U 使得

$$U^H A U = \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 均为实数。

- **定理 5.1.4** 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 则 A 是实对称矩阵的充分必要条件是存在正交矩阵 Q 使得

$$Q^T A Q = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 均为实数。

5.1.2 矩阵的惯性

- 定义1.6.8 设 $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 如果存在 n 阶非奇异矩阵 \mathbf{P} , 使得

$$\mathbf{B} = \mathbf{P}^H \mathbf{A} \mathbf{P}$$

则称 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 是相合的。

- 定理 5.1.5 设 \mathbf{A} 是 n 阶Hermite矩阵, 则 \mathbf{A} 相合于矩阵

$$\mathbf{D}_0 = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_s & 0 & 0 \\ 0 & -\mathbf{I}_{r-s} & 0 \\ 0 & 0 & \mathbf{0}_{n-r} \end{bmatrix}$$

其中 $r = \text{rank}(\mathbf{A})$, s 是 \mathbf{A} 的正特征值(重特征值按重数计算)的个数。

证明 由定理5.1.3知, 存在 n 阶酉矩阵 \mathbf{U} 使得

$$\mathbf{A} = \mathbf{U} \mathbf{\Lambda} \mathbf{U}^H$$

其中 $\mathbf{\Lambda}$ 是以 \mathbf{A} 的特征值为对角元的对角矩阵。排列 \mathbf{A} 的特征值使得

$$\mathbf{P}_1^H \mathbf{\Lambda} \mathbf{P}_1 = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_s, \lambda_{s+1}, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0) = \mathbf{D}$$

其中 \mathbf{P}_1 是排列矩阵, $\lambda_i > 0 (i = 1, \dots, s)$, $\lambda_j < 0 (j = s+1, \dots, r)$, 令

$$\mathbf{D}_1 = \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \dots, \sqrt{\lambda_s}, \sqrt{|\lambda_{s+1}|}, \dots, \sqrt{|\lambda_r|}, 1, \dots, 1)$$

显然, $(\mathbf{D}_1^{-1})^H \mathbf{D} \mathbf{D}_1^{-1} = \mathbf{D}_0$, 于是 $(\mathbf{D}_1^{-1})^H \mathbf{P}_1^H \mathbf{U}^H \mathbf{A} \mathbf{U} \mathbf{P}_1 \mathbf{D}_1^{-1} = \mathbf{D}_0$ 即 \mathbf{A} 相合于 \mathbf{D}_0

- 定义 式(5.1.3)中矩阵 D_0 称为 n 阶Hermite矩阵 A 的相合标准形。
- 定义 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\pi(A)$, $v(A)$ 和 $\delta(A)$ 分别表示 A 的位于右半开平面、左半开平面和虚轴上的特征值(重特征值按重数计算)的个数。记

$$\text{In}(A) = \{\pi(A), v(A), \delta(A)\}$$

则称 $\text{In}(A)$ 为矩阵 A 的惯性。

- A 是 n 阶Hermite矩阵, 则 $\pi(A)$, $v(A)$ 和 $\delta(A)$ 分别表示 A 的正、负和零特征值的个数(重特征值按重数计算)。因此 A 非奇异的充分必要条件为 $\delta(A) = 0$, 并且

$$\pi(A) + v(A) = \text{rank}(A) \quad (5.1.5)$$

- 定理5.1.6(惯性定理) 设 A, B 均为 n 阶Hermite矩阵, 则 A 与 B 相合的充分必要条件是 $\text{In}(A) = \text{In}(B)$

5.1.3 Hermite二次型

- 定义 由 n 个复变量 $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{C}$ 构成, 系数为复数的二次齐式

$$f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} \bar{x}_i x_j$$

其中 $a_{ij} = \bar{a}_{ji}$, 称为**Hermite二次型**。记

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

则 \mathbf{A} 为**Hermite矩阵**。称 \mathbf{A} 为**Hermite二次型的矩阵**, 并且称 \mathbf{A} 的秩为**Hermite二次型的秩**。于是, Hermite二次型可改写为

$$f(x) = x^{\mathrm{H}} \mathbf{A} x$$

其中 $x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$ 。因此, 一个Hermite二次型与一个Hermite矩阵相对应。

- 若作可逆线性变换 $x = \mathbf{P}y$, 其中 \mathbf{P} 为 n 阶可逆矩阵, $y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$, 则

$$f(x) = x^H \mathbf{A} x = y^H \mathbf{B} y$$

其中 $\mathbf{B} = \mathbf{P}^H \mathbf{A} \mathbf{P}$ 。显然 \mathbf{B} 是Hermite矩阵, 且与矩阵 \mathbf{A} 相合。

- 定义 Hermite二次型中最简单的一种是只包含平方项的二次型

$$\lambda_1 \bar{y}_1 y_1 + \lambda_2 \bar{y}_2 y_2 + \cdots + \lambda_n \bar{y}_n y_n$$

称为**Hermite二次型**的标准形。

- 定理 5.1.7 对Hermite二次型 $f(x) = x^H \mathbf{A} x$, 存在酉线性变换 $x = \mathbf{U}y$ (其中 \mathbf{U} 是酉矩阵)使得Hermite二次型 $f(x)$ 变成标准形

$$\lambda_1 \bar{y}_1 y_1 + \lambda_2 \bar{y}_2 y_2 + \cdots + \lambda_n \bar{y}_n y_n$$

其中 $\lambda_1, \cdots, \lambda_n$ 是Hermite矩阵 \mathbf{A} 的特征值。

- **定理 5.1.8** 对Hermite二次型 $f(x) = x^H \mathbf{A} x$, 存在可逆线性变换 $x = \mathbf{P}y$ 使得Hermite二次型 $f(x)$ 化为

$$f(x) = x^H \mathbf{A} x = \bar{y}_1 y_1 + \cdots + \bar{y}_s y_s - \bar{y}_{s+1} y_{s+1} - \cdots - \bar{y}_r y_r \quad (5.1.13)$$

其中 $r = \text{rank}(\mathbf{A})$, $s = \pi(\mathbf{A})$ 。

式(5.1.13)称为Hermite二次型 $f(x) = x^H \mathbf{A} x$ 的规范形, 其中 s 和 $r - s$ 分别称为Hermite二次型的正惯性指数和负惯性指数。

- 例 $f(x) = x_1^2 + 6x_1 x_2 + x_2^2$

作线性变换 $\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$, 则

$$\begin{aligned} f(x) &= (y_1 + y_2)^2 + 6(y_1 + y_2)(y_2 - y_1) + (y_2 - y_1)^2 \\ &= y_1^2 + 2y_1 y_2 + y_2^2 + 6y_2^2 - 6y_1^2 + y_2^2 - 2y_1 y_2 + y_1^2 \\ &= -4y_1^2 + 8y_2^2 = -z_1^2 + z_2^2 \end{aligned}$$

其中 $\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \\ & \frac{1}{\sqrt{8}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix}$

• Hermite二次型 $f(x) = x^H \mathbf{A} x$ 的正惯性指数 s 与秩 r 之间满足 $0 \leq s \leq r \leq n$, 所以Hermite二次型可分为五种情况:

(1)若 $s = r = n$, 则规范形为 $x^H \mathbf{A} x = \sum_{i=1}^n |y_i|^2$ 。若 $x \neq 0$, 则 $y \neq 0$, $x^H \mathbf{A} x > 0$ 。

(2)若 $s = r$, 则规范形为 $x^H \mathbf{A} x = \sum_{i=1}^r |y_i|^2$ 。对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, 都有 $x^H \mathbf{A} x \geq 0$

(3)若 $s = 0, r = n$, 则规范形为 $x^H \mathbf{A} x = -\sum_{i=1}^n |y_i|^2$ 。若 $x \neq 0$, 则 $y \neq 0$, $x^H \mathbf{A} x < 0$ 。

(4)若 $s = 0$, 则规范形为 $x^H \mathbf{A} x = -\sum_{i=1}^r |y_i|^2$ 。对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, 都有 $x^H \mathbf{A} x \leq 0$ 。

(5)若 $0 < s < r$, 则规范形为 $x^H \mathbf{A} x = \sum_{i=1}^s |y_i|^2 - \sum_{i=s+1}^r |y_i|^2$ 。对不同的 x , $x^H \mathbf{A} x$ 之值可以大于0, 小于0或等于0。

● **定义 5.1.1** 设 $f(x) = x^H \mathbf{A} x$ 为Hermite二次型。

- (1) 如果对任意 $x \in \mathbb{C}^n$ 且 $x \neq 0$, 都有 $x^H \mathbf{A} x > 0$, 则称 $x^H \mathbf{A} x$ 为正定的;
- (2) 如果对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, 都有 $x^H \mathbf{A} x \geq 0$, 则称 $x^H \mathbf{A} x$ 为半正定的;
- (3) 如果对任意 $x \in \mathbb{C}^n$ 且 $x \neq 0$, 都有 $x^H \mathbf{A} x < 0$, 则称 $x^H \mathbf{A} x$ 为负定的;
- (4) 如果对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, 都有 $x^H \mathbf{A} x \leq 0$, 则称 $x^H \mathbf{A} x$ 为半负定的;
- (5) 对不同的 $x \in \mathbb{C}^n$, $x^H \mathbf{A} x$ 有时为正, 有时为负, 则称 $x^H \mathbf{A} x$ 为不定的。

● **定理 5.1.9** 对Hermite二次型 $f(x) = x^H \mathbf{A} x$, 有

- (1) $x^H \mathbf{A} x$ 正定的充分必要条件为 $s = r = n$;
- (2) $x^H \mathbf{A} x$ 半正定的充分必要条件为 $s = r$;
- (3) $x^H \mathbf{A} x$ 负定的充分必要条件为 $s = 0, r = n$;
- (4) $x^H \mathbf{A} x$ 半负定的充分必要条件为 $s = 0$;
- (5) $x^H \mathbf{A} x$ 不定的充分必要条件为 $0 < s < r$ 。

5.2 正定(半正定)矩阵

- **定义 5.2.1** 设 A 是 n 阶 Hermite 矩阵, 如果对任意 $x \in \mathbb{C}^n$ 且 $x \neq 0$, 都有 $x^H A x > 0$, 则称 A 为正定矩阵, 记作 $A > 0$; 如果对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, 都有 $x^H A x \geq 0$, 则称 A 为半正定矩阵, 记作 $A \geq 0$ 。
- 正定 (半正定) 矩阵具有如下基本性质:
 - (1) 单位矩阵 $I > 0$;
 - (2) 若 $A > 0$, 数 $k > 0$, 则 $kA > 0$;
 - (3) 若 $A > 0$, $B > 0$, 则 $A + B > 0$;
 - (4) 若 $A \geq 0$, $B \geq 0$, 则 $A + B \geq 0$ 。

● **定理 5.2.1** 设 A 是 n 阶Hermite矩阵, 则下列命题等价:

- (1) A 是正定矩阵;
- (2) 对任意 n 阶可逆矩阵 P , $P^H A P$ 都是正定矩阵;
- (3) A 的 n 个特征值均为正数;
- (4) 存在 n 阶可逆矩阵 P 使得 $P^H A P = I$;
- (5) 存在 n 阶可逆矩阵 Q 使得 $A = Q^H Q$;
- (6) 存在 n 阶可逆Hermite矩阵 S 使得 $A = S^2$ 。

证明

(1) \Rightarrow (6) 存在酉矩阵 U , 使得

$$A = U \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) U^H$$

其中, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 为 A 的正特征值。令

$$S = U \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) U^H$$

则 S 是 n 阶可逆Hermite矩阵, 并且 $A = S^2$ 。

(6) \Rightarrow (1) 因为存在 n 阶可逆Hermite矩阵 S 使得 $A = S^2 = S^H S$, 由(5), 即知 A 是正定矩阵。 \square

• **推论 5.2.1** 设 \mathbf{A} 是 n 阶正定矩阵, 其特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则

- (1) \mathbf{A}^{-1} 是正定矩阵;
- (2) 如果 \mathbf{Q} 是任一 $n \times m$ 列满秩矩阵, 则 $\mathbf{Q}^H \mathbf{A} \mathbf{Q} > 0$;
- (3) $|\mathbf{A}| > 0$;
- (4) $\text{tr}(\mathbf{A}) > \lambda_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 。

• **例 5.2.1** 设 n 阶 Hermite 矩阵 \mathbf{A} 有如下分块

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{12}^H & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{A}_{11} \in \mathbb{C}^{k \times k}$$

则 $\mathbf{A} > 0$ 的充分必要条件是 $\mathbf{A}_{11} > 0$ 和 $\mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{12}^H \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} > 0$ 。

证明 如果 \mathbf{A}_{11} 非奇异, 则

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I}_k & 0 \\ -\mathbf{A}_{12}^H \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_{n-k} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{12}^H & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I}_k & -\mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \\ 0 & \mathbf{I}_{n-k} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & 0 \\ 0 & \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{12}^H \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \end{bmatrix}$$

即 $\begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{12}^H & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix}$ 相合于 $\begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & 0 \\ 0 & \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{12}^H \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \end{bmatrix}$ 。因此 $\mathbf{A} > 0$ 的充分必要条件是 $\mathbf{A}_{11} > 0$ 和 $\mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{12}^H \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} > 0$ 。 \square

• **定理 5.2.2** 设 A 是 n 阶 Hermite 矩阵, 则下列命题等价:

- (1) A 是半正定矩阵;
- (2) 对任意 n 阶可逆矩阵 P , $P^H A P$ 是半正定矩阵;
- (3) A 的 n 个特征值均为非负数;
- (4) 存在 n 阶可逆矩阵 P 使得 $P^H A P = \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, 其中 $r = \text{rank}(A)$;
- (5) 存在秩为 r 的矩阵 Q 使得 $A = Q^H Q$;
- (6) 存在 n 阶 Hermite 矩阵 S 使得 $A = S^2$ 。

• **推论 5.2.2** 设 A 是 n 阶半正定矩阵, 其特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则

- (1) 如果 Q 是任一 $n \times m$ 矩阵, 则 $Q^H A Q \geq 0$;
- (2) $|A| \geq 0$;
- (3) $\text{tr}(A) \geq \lambda_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 。

- 定理5.2.3 n 阶Hermite矩阵 A 正定的充分必要条件是 A 的顺序主子式均为正数, 即

$$\Delta_k > 0, \quad k = 1, \cdots, n$$

- 定理5.2.4 n Hermite矩阵 A 正定的充分必要条件是 A 的所有主子式全大于零.
- 定理5.2.5 n 阶Hermite矩阵 A 半正定的充分必要条件是 A 的所有主子式均非负.

- 定理5.2.6 Hermite矩阵 A 正定的充分必要条件是存在非奇异下三角矩阵 L 使得

$$A = LL^H \quad (5.2.3)$$

分解式(5.2.3)称为正定矩阵 A 的Cholesky分解

证明 必要性.

若 A 是 n 阶正定矩阵, A 的顺序主子式全大于零. A 有唯一的LDU分解

$$A = L_1 D U_1$$

其中 L_1, U_1 分别为单位下三角矩阵和单位上三角矩阵, $D = \text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n)$ 且 $d_i > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$. 因为 $A^H = A$, 则

$$A = L_1 D U_1 = U_1^H D^H L_1^H = A^H$$

由LDU分解的唯一性, 有 $L_1 = U_1^H$. 从而有 $A = L_1 D L_1^H$, 令

$$L = L_1 \text{diag}(\sqrt{d_1}, \dots, \sqrt{d_n})$$

则 L 是非奇异下三角矩阵, 并且 $A = LL^H$.

- 定义5.2.2 设 $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 如果存在复数 λ 和非零向量 $x \in \mathbb{C}^n$ 使得

$$\mathbf{A}x = \lambda \mathbf{B}x \quad (3)$$

则称 λ 为广义特征值问题 $\mathbf{A}x = \lambda \mathbf{B}x$ 的特征值, 非零向量 x 称为对应于特征值 λ 的特征向量.

- 如果 \mathbf{B} 是 n 阶非奇异矩阵, 则广义特征值问题可化为如下标准特征值问题

$$\mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}x = \lambda x \quad (5.2.6)$$

- 定理5.2.7 设 \mathbf{A}, \mathbf{B} 均为 n 阶Hermite矩阵, 且 $\mathbf{B} > 0$, 则存在非奇异矩阵 \mathbf{P} 使得

$$\mathbf{P}^H \mathbf{A} \mathbf{P} = \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n), \mathbf{P}^H \mathbf{B} \mathbf{P} = \mathbf{I}$$

其中 $\lambda_1, \cdots, \lambda_n$ 是广义特征值问题的特征值.

证明 因为 $\mathbf{B} > 0$, 存在非奇异矩阵 \mathbf{P}_1 使得 $\mathbf{P}_1^H \mathbf{B} \mathbf{P}_1 = \mathbf{I}$, 而 $\mathbf{P}_1^H \mathbf{A} \mathbf{P}_1$ 仍为Hermite矩阵, 则有酉矩阵 \mathbf{U} 使

$$\mathbf{U}^H (\mathbf{P}_1^H \mathbf{A} \mathbf{P}_1) \mathbf{U} = \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$$

令 $\mathbf{P} = \mathbf{P}_1 \mathbf{U}$, 则 \mathbf{P} 非奇异, 并且

$$\mathbf{P}^H \mathbf{B} \mathbf{P} = \mathbf{U}^H \mathbf{P}_1^H \mathbf{B} \mathbf{P}_1 \mathbf{U} = \mathbf{U}^H \mathbf{U} = \mathbf{I}, \mathbf{P}^H \mathbf{A} \mathbf{P} = \mathbf{U}^H \mathbf{P}_1^H \mathbf{A} \mathbf{P}_1 \mathbf{U} = \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$$

由上式得

$$\mathbf{P}^{-1} \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{P} = \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$$

即 $\mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}$ 相似于 $\text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$, 则 $\lambda_1, \cdots, \lambda_n$ 是矩阵 $\mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}$ 的特征值, 即是广义特征值问题的特征值.

5.3 矩阵不等式

- 定义5.3.1 设 A, B 都是 n 阶Hermite矩阵, 如果 $A - B \geq 0$, 则称 A 大于或等于 B (或称 B 小于或等于 A), 记作 $A \geq B$ (或 $B \leq A$); 如果 $A - B > 0$, 则称 A 大于 B (或称 B 小于 A), 记作 $A > B$ (或 $B < A$).
- 任意两个实数总可以比较大小. 但是任意两个 n 阶Hermite矩阵未必能“比较大小”, 即并非 $A \geq B$ 或 $B \geq A$ 两者之中必有一个成立. 例如对

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}$$

$A \geq B$ 和 $B \geq A$ 均不成立.

- 对任意两个实数 a 和 b , 如果 $a \geq b$, 而 $a \not\geq b$, 则有 $a = b$. 但是对两个 $n(n \geq 2)$ 阶Hermite矩阵 A 与 B , 从 $A \geq B$ 和 $A \not\geq B$, 不能推出 $A = B$. 例如, 对

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

可见 $A \geq B$, 且 $A \not\geq B$, 但 $A \neq B$.

• 定理5.3.1 设 A, A_1, B, B_1, C 均为 n 阶Hermite矩阵, 则

(1) $A \geq B (A > B)$ 的充分必要条件是 $-A \leq -B (-A < -B)$;

(2) $A \geq B (A > B)$ 的充分必要条件是 对任意 n 阶可逆矩阵 P 都有

$$P^H A P \geq P^H B P (P^H A P > P^H B P)$$

(3) 若 $A \geq B (A > B)$, k 为正数, 则 $kA \geq kB (kA > kB)$;

(4) 若 $A \geq 0, -A \geq 0$, 则 $A = 0$;

(5) 若 $A \geq 0, B \geq 0$, 则 $A + B \geq 0$;

(6) 若 $A \geq B, B \geq C$, 则 $A \geq C$;

(7) 若 $A \geq B, A_1 \geq B_1$, 则 $A + A_1 \geq B + B_1$;

(8) 若 $A \geq 0, B > 0$, 则 $A + B > 0$.

(9) 若 $A \geq B, B > C$, 则 $A > C$;

(10) 若 $A > B, P$ 为 $n \times m$ 列满秩矩阵, 则 $P^H A P > P^H B P$;

(11) 若 $A \geq B, P$ 为 $n \times m$ 矩阵, 则 $P^H A P \geq P^H B P$;

(12) 若 $A > 0 (A \geq 0), C > 0 (C \geq 0)$, 且 $AC = CA$, 则 $AC > 0 (AC \geq 0)$.

• 定理5.3.2 设 A, B 均为 n 阶Hermite矩阵,且 $A \geq 0, B > 0$, 则

(1) $B \geq A$ 的充分必要条件是 $\rho(AB^{-1}) \leq 1$;

(2) $B > A$ 的充分必要条件是 $\rho(AB^{-1}) < 1$.

证明 (1)由定理5.2.7知, 有非奇异矩阵 P 使得

$$P^H B P = I, P^H A P = \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$$

$B \geq A$ 等价于 $I \geq \Lambda$, 而后者等价于 $\lambda_i \leq 1 (i = 1, \cdots, n)$. 因为 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ 是矩阵 AB^{-1} 的全部特征值, 所以 $\lambda_i \leq 1 (i = 1, \cdots, n)$ 等价于 $\rho(AB^{-1}) \leq 1$.

类似可证明(2).

- 定理5.3.3 设 \mathbf{A} 是 n 阶Hermite矩阵, 则 $\lambda_{\min}(\mathbf{A})\mathbf{I} \leq \mathbf{A} \leq \lambda_{\max}(\mathbf{A})\mathbf{I}$, 这时 $\lambda_{\max}(\mathbf{A})$ 和 $\lambda_{\min}(\mathbf{A})$ 分别表示 \mathbf{A} 的最大和最小特征值.
证明 存在酉矩阵 \mathbf{U} 使得

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)\mathbf{U}^{\text{H}}$$

其中 $\lambda_1 \geq \cdots \geq \lambda_n$ 是矩阵 \mathbf{A} 的特征值, 则

$$\lambda_{\max}(\mathbf{A}) = \lambda_1$$

$$\lambda_{\max}(\mathbf{A}) - \lambda_i \geq 0 \quad (i = 1, 2, \cdots, n)$$

$$\lambda_{\min}(\mathbf{A}) = \lambda_n$$

$$\lambda_i - \lambda_{\min}(\mathbf{A}) \geq 0 \quad (i = 1, 2, \cdots, n)$$

并且

$$\lambda_{\max}(\mathbf{A})\mathbf{I} - \mathbf{A} = \mathbf{U}[\lambda_{\max}(\mathbf{A})\mathbf{I} - \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)]\mathbf{U}^{\text{H}} \geq 0$$

$$\mathbf{A} - \lambda_{\min}(\mathbf{A})\mathbf{I} = \mathbf{U}[\text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n) - \lambda_{\min}(\mathbf{A})\mathbf{I}]\mathbf{U}^{\text{H}} \geq 0$$

即 $\lambda_{\max}(\mathbf{A})\mathbf{I} \geq \mathbf{A}, \mathbf{A} \geq \lambda_{\min}(\mathbf{A})\mathbf{I}$.

● 定理5.3.4 设 \mathbf{A}, \mathbf{B} 均为 n 阶正定矩阵, 则

(1) 若 $\mathbf{A} \geq \mathbf{B} > 0$, 则 $\mathbf{B}^{-1} \geq \mathbf{A}^{-1} > 0$;

(2) 若 $\mathbf{A} > \mathbf{B} > 0$, 则 $\mathbf{B}^{-1} > \mathbf{A}^{-1} > 0$.

证明 由定理5.2.7知, 有非奇异矩阵 \mathbf{P} 使得

$$\mathbf{P}^H \mathbf{B} \mathbf{P} = \mathbf{I}, \mathbf{P}^H \mathbf{A} \mathbf{P} = \mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$$

由 $\mathbf{A} \geq \mathbf{B}$, 有 $\mathbf{\Lambda} \geq \mathbf{I}$, 则 $\lambda_i \geq 1 (i = 1, \cdots, n)$. 从而

$$0 < \mathbf{\Lambda}^{-1} = \text{diag}(\lambda_1^{-1}, \cdots, \lambda_n^{-1}) \leq \mathbf{I}$$

因为 $\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{P} \mathbf{\Lambda}^{-1} \mathbf{P}^H$, $\mathbf{B}^{-1} = \mathbf{P} \mathbf{I} \mathbf{P}^H$, 便得 $\mathbf{B}^{-1} \geq \mathbf{A}^{-1} > 0$.

将上面证明的 \geq 号改为 $>$, 可得 $\mathbf{B}^{-1} > \mathbf{A}^{-1} > 0$.

• 定理5.3.5 设 A, B 均为 n 阶正定矩阵, 且 $AB = BA$, 则

(1) 若 $A \geq B$, 则 $A^2 \geq B^2$;

(2) 若 $A > B$, 则 $A^2 > B^2$.

证明 以(1)为例, (2)的证明类似.

由 $AB = BA$, 则

$$A^2 - B^2 = A^2 + AB - BA - B^2 = (A - B)(A + B)$$

$$A^2 - B^2 = A^2 + BA - AB - B^2 = (A + B)(A - B)$$

因为 $A - B \geq 0, A + B \geq 0$, 则由定理5.3.1(12)知 $A^2 - B^2 \geq 0$, 即 $A^2 \geq B^2$.

- 定理5.3.6 设 A 是 $m \times n$ 的行满秩矩阵, B 是 $n \times k$ 矩阵, 则

$$B^H B \geq (AB)^H (AA^H)^{-1} (AB) \quad (5.3.1)$$

其中等号成立的充分必要条件是存在一个 $m \times k$ 矩阵 C 使得 $B = A^H C$.
证明 因为

$$\begin{aligned} 0 &\leq [B - A^H (AA^H)^{-1} AB]^H [B - A^H (AA^H)^{-1} AB] \\ &= B^H B - 2B^H A^H (AA^H)^{-1} AB + B^H A^H (AA^H)^{-1} AA^H (AA^H)^{-1} AB \\ &= B^H B - (AB)^H (AA^H)^{-1} AB \end{aligned}$$

则得(5.3.1),并且上式右端为零矩阵的充分必要条件是

$$B = A^H (AA^H)^{-1} AB$$

如果这个条件满足, 则令 $C = (AA^H)^{-1} AB$, 有 $B = A^H C$; 反过来, 如果存在一个 $m \times k$ 矩阵 C 使得 $B = A^H C$, 则

$$A^H (AA^H)^{-1} AB = A^H (AA^H)^{-1} AA^H C = A^H C = B$$

Thank you!