

## Hermite二次型 (Hermite二次齐次多项式)

**定义：** 由  $n$  个复变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ，系数为复数的二次齐次多项式

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} \overline{x_i} x_j$$

称为 **Hermite二次型**，这里  $a_{ij} = \overline{a_{ji}}$ 。

如果记

$$X = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T \in C^n,$$

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

那么上面的 Hermite 二次型可以记为

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^H A X$$

称为Hermite二次型对应的矩阵，并称  $A$  的秩为Hermite二次型的秩.

对于 Hermite 二次型作可逆的线性替换

$$X = CY$$

则

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^H A X = Y^H (C^H A C) Y = Y^H B Y$$

这里  $B = C^H A C$ ,  $B^H = B$ .

Hermite 二次型中最简单的一种是只含有纯的平方项无交叉项的二次型

$$f(y_1, y_2, \dots, y_n) = \lambda_1 \overline{y_1} y_1 + \lambda_2 \overline{y_2} y_2 + \dots + \lambda_n \overline{y_n} y_n$$

称为Hermite 二次型的标准形.

**定理:** 对于任意一个 Hermite 二次型

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^H A X$$

必存在酉线性替换

$$X = UY$$

可以将 Hermite 二次型  $f(x)$  化为标准形

$$f(x) = \lambda_1 \overline{y_1} y_1 + \lambda_2 \overline{y_2} y_2 + \cdots + \lambda_n \overline{y_n} y_n$$

其中  $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$  是 **H**-矩阵  $A$  的特征值.

# 正定Hermite二次型与正定Hermite矩阵

**定义：** 对于给定的 Hermite 二次型

$$\begin{aligned} f(X) &= f(x_1, x_2, \cdots, x_n) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} \overline{x_i} x_j = X^H A X \end{aligned}$$

如果对于任意一组不全为零复数  $x_1, x_2, \cdots, x_n$  都有

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) > 0 (\geq 0)$$

则称该 Hermite 二次型为**正定的(半正定的)**，并称相应的H-矩阵  $A$  为**正定的(半正定的)**。

**例：**判断下列 Hermite 二次型的类别

$$f(y_1, y_2, y_3) = 4\overline{y_1}y_1 + 8\overline{y_2}y_2 + 3\overline{y_3}y_3$$

$$f(y_1, y_2, y_3) = 12\overline{y_2}y_2 + 9\overline{y_3}y_3$$

$$f(y_1, y_2, y_3) = -7\overline{y_1}y_1 + 6\overline{y_2}y_2 + \overline{y_3}y_3$$

$$f(y_1, y_2, y_3) = -\overline{y_1}y_1 - 4\overline{y_2}y_2 - 3\overline{y_3}y_3$$

$$f(y_1, y_2, y_3) = -6\overline{y_1}y_1 - 13\overline{y_3}y_3$$

与正定的实二次型一样，关于正定的 **Hermite** 二次型我们有

$$f(X) = X^H AX$$



- (1)  $f(X)$  是正定的
- (2) 对于任何  $n$  阶可逆矩阵  $P$  都有  $P^H A P$  为正定矩阵.
- (3)  $A$  的  $n$  个特征值都大于零
- (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)\* 存在正线上三角矩阵  $R$  使得  $A = R^H R$  , 且此分解是唯一的.

**定理：**  $n$  阶 Hermite（实对称）矩阵  $A = (a_{ij})$  正定的充要条件是  $A$  的  $n$  个顺序主子式全大于零。即：

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix} > 0, \quad k = 1, 2, \cdots, n.$$

了解

**例 1 :** 设  $A$  是一个正定的  $\mathbf{H}$ -阵,  $B$  是一个反  $\mathbf{H}$ -阵, 证明  $AB$  与  $BA$  的特征值实部为零.

**证明:** 设  $\lambda$  为矩阵  $AB$  的任意一个特征值, 那么有  $|\lambda I - AB| = 0$ . 由于  $A$  是一个正定  $\mathbf{H}$ -阵, 所以存在可逆矩阵  $Q$  使得

$$A = Q^H Q$$

将其代入上面的特征多项式有

$$\begin{aligned} 0 &= |\lambda I - AB| = |\lambda I - Q^H QB| \\ &= |\lambda Q^H (Q^H)^{-1} - Q^H QBQ^H (Q^H)^{-1}| \\ &= |Q^H| |\lambda I - QBQ^H| |(Q^H)^{-1}| \\ &= |\lambda I - QBQ^H| \end{aligned}$$

这说明  $\lambda$  也是矩阵  $QBQ^H$  的特征值. 另一方面注意矩阵  $QBQ^H$  为  $\mathbf{H}$ -反阵, 从而  $\lambda$  实部为零. 同样可以证明另一问.

**例 2 :** 设  $A$  是一个正定的  $\mathbf{H}$ -阵,  $B$  是一个反 $\mathbf{H}$ -阵,  
证明:  $A + B$  是可逆矩阵.

**证明:** 由于 $A$  是一个正定  $\mathbf{H}$ -阵, 所以存在可逆矩阵  
 $Q$  使得

$$A = Q^H Q$$

这表明  $A$  是可逆的. 于是

$$|A + B| = |A + AA^{-1}B| = |A| |I + A^{-1}B|$$

另一方面注意矩阵  $A^{-1}$  仍然为正定 $\mathbf{H}$ -阵, 而矩阵  $B$   
为 $\mathbf{H}$ -反阵, 由上面的例题结论可知

矩阵  $AB^{-1}$  的特征值实部为零, 那么矩阵

$$I + AB^{-1}$$

的特征值中不可能有零, 从而

$$\left| I + AB^{-1} \right| \neq 0$$

**定理:** 设  $A$  是正定(半正定) Hermite 矩阵, 那么存在唯一正定(半正定) Hermite 矩阵  $G$  使得

$$A = G^2$$

**例 3 :** 设  $A$  是一个半正定的 H-阵且  $A \neq 0$ , 证明:

$$|A + I| > 1$$

**证明:** 设  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  为  $A$  的全部特征值, 由于  $A$  是半正定的, 所以  $\lambda_i \geq 0$ , 又因为  $A \neq 0$ ,  $A$  至少有一个特征根大于 0 (why?), 于是有

$$|A + I| = (1 + \lambda_1)(1 + \lambda_2) \cdots (1 + \lambda_n) > 1$$

例4,5 不讲, 但属于考试范围!

例 4 : 设  $A$  是一个半正定的  $H$ -阵且  $A \neq 0$ ,  $B$  是一个正定的  $H$ -阵, 证明

$$|A + B| > |B|$$

证明: 由于  $B$  是一个正定的  $H$ -阵, 所以存在可逆矩阵  $Q$  使得

$$B = Q^H Q$$

这样有

$$\begin{aligned} |A + B| &= |A + Q^H Q| = |Q^H| |(Q^H)^{-1} A Q^{-1} + I| |Q| \\ &= |B| |(Q^H)^{-1} A Q^{-1} + I| \end{aligned}$$



注意矩阵

$$(Q^H)^{-1} A Q^{-1}$$

仍然是一个半正定的 **H**-阵, 有上面的例题可知

$$\left| I + (Q^H)^{-1} A Q^{-1} \right| > 1$$

从而

$$|A + B| = |B| \left| (Q^H)^{-1} A Q^{-1} + I \right| > |B|$$

**例 5 :** 证明:

- (1) 半正定H-矩阵之和仍然是半正定的;
- (2) 半正定H-矩阵与正定H-阵之和是正定的;

**证明:** 设  $A, B$  都是半正定 H-阵, 那么二者之和  $A + B$  仍然是一个 H-阵, 其对应的Hermite二次型为

$$f(X) = X^H (A + B) X,$$

其中

$$X = (x_1, x_2, \cdots, x_n)^T$$

由于  $A$ ,  $B$  都是半正定  $\mathbf{H}$ -矩阵, 所以对于任意一组不全为零的复数

$$x_1, x_2, \dots, x_n$$

我们有

$$\begin{aligned} f(X) &= X^H (A + B) X \\ &= X^H A X + X^H B X \geq 0 \end{aligned}$$

这说明  $A + B$  为一个半正定 $\mathbf{H}$ -阵。

类似地, 可以证明另外一问。

## Hermite 矩阵偶在复合同（复相合） 下的标准形

**例：** 设  $A, B$  均为  $n$  阶 Hermite-阵，且  $B$  又是**正定**的，证明必存在  $P \in C_n^{n \times n}$  使得

$$P^H A P = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}, \quad P^H B P = I_{n \times n}$$

同时成立，其中  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  是与  $P$  无关的实数。

**证明：** 由于  $B$  是正定  $\mathbf{H}$ -阵，所以存在  $P_1 \in C_n^{n \times n}$  使得

$$P_1^H B P_1 = I_{n \times n}$$

又由于  $P_1^H A P_1$  也是  $\mathbf{H}$ -阵，那么存在  $P_2 \in U_n^{n \times n}$  使得

$$\mathbf{P}_2^H \mathbf{P}_1^H \mathbf{A} \mathbf{P}_1 \mathbf{P}_2 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

其中  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  是  $\mathbf{H}$ -阵  $\mathbf{P}_1^H \mathbf{A} \mathbf{P}_1$  的  $n$  个实特征值。如果记  $\mathbf{P} = \mathbf{P}_1 \mathbf{P}_2$ ，则有

$$P^H A P = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}, \quad P^H B P = I.$$

下面证明  $n$  个实特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  与  $P$  无关。  
 令  $Q = P_1^H A P_1$ ，那么  $\lambda_i$  是特征方程

$$|\lambda I - Q| = 0$$

的特征根。又由于

$$\begin{aligned} |\lambda I - Q| &= |\lambda P_1^H B P_1 - P_1^H A P_1| \\ &= |P_1^H| |\lambda B - A| |P_1| \end{aligned}$$

因此  $\lambda_i$  是方程

$$|\lambda B - A| = 0$$

的根。它完全是由  $A$ ,  $B$  决定的, 与  $P$  无关。

由此可以得到下面的 H-阵偶标准形定理:



**定理：** 对于给定的两个二次型

$$f_1(X) = X^H A X = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} \overline{x_i} x_j$$

$$f_2(X) = X^H B X = \sum_{i,j=1}^n b_{ij} \overline{x_i} x_j$$

其中  $f_2(X)$  是正定的，则存在非退化的线性替换

$$X = P Y$$

可以将  $f_1(X)$ ,  $f_2(X)$  同时化成标准形

$$f_1 = \lambda_1 y_1 \overline{y_1} + \lambda_2 y_2 \overline{y_2} + \cdots + \lambda_n y_n \overline{y_n}$$

$$f_2 = y_1 \overline{y_1} + y_2 \overline{y_2} + \cdots + y_n \overline{y_n}$$

其中  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  是方程  $|\lambda B - A| = 0$  的根, 而且全为实数。

**定义:** 设  $A, B$  均为  $n$  阶 Hermite-阵, 且  $B$  又是正定的, 则方程

$$AX = \lambda BX$$

有非零解的充分必要条件是

$\lambda$  是次  $n$  代数方程

$$|\lambda B - A| = 0$$

的根。我们称此方程是  $A$  相对于  $B$  的**特征方程**。  
它的根  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  称为  $A$  相对于  $B$  的**广义特征值**。将  $\lambda_i$  代入到方程

$$AX = \lambda BX$$

中所得非零解向量  $X$  称为与  $\lambda_i$  相对应的**广义特征向量**。

## 广义特征值与广义特征向量的性质（了解）

- (1) 有  $n$  个实的广义特征值；
- (2) 有  $n$  个线性无关的广义特征向量  $X_1, X_2, \dots, X_n$ ，即

$$AX_i = \lambda_i BX_i, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

- (3) 这  $n$  个广义特征向量可以这样选取，使得其满足

$$\begin{aligned} X_i^H BX_j &= \delta_{ij} \\ X_i^H AX_j &= \lambda_j \delta_{ij} \end{aligned}$$

其中  $\delta_{ij}$  为 Kronecker 符号。

## Rayleigh 商

定义：设  $A^H = A$ ，称实数

$$R(X) = \frac{X^H A X}{X^H X} \quad (X \in C^n, X \neq 0)$$

为Hermite 矩阵  $A$  的 Rayleigh 商.

以下将Hermite 矩阵  $A$  的特征值按如下排列：

$$\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$$

以下内容仅供了解, 不在考试范围

Hermite 矩阵  $A$  的 **Rayleigh** 商的性质:

$$(1) R(kX) = R(X) \quad (k \in R)$$

$$(2) \lambda_1 \leq R(X) \leq \lambda_n$$

$$(3) \min_{X \neq 0} R(X) = \lambda_1, \quad \max_{X \neq 0} R(X) = \lambda_n$$

$$R(X) = \frac{X^H A X}{X^H X}$$

**证明:** 存在酉矩阵  $U$  使得

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

命  $X=UY$ , 则 
$$R(X) = \frac{Y^H U^H A U Y}{Y^H U^H U Y} = \frac{Y^H \Lambda Y}{Y^H Y}$$

$$R(X) = \frac{\lambda_1 y_1 \bar{y}_1 + \lambda_2 y_2 \bar{y}_2 + \cdots + \lambda_n y_n \bar{y}_n}{y_1 \bar{y}_1 + y_2 \bar{y}_2 + \cdots + y_n \bar{y}_n}$$

$$\begin{aligned} \lambda_1 (y_1 \bar{y}_1 + \cdots + y_n \bar{y}_n) &\leq \lambda_1 y_1 \bar{y}_1 + \cdots + \lambda_n y_n \bar{y}_n \\ &\leq \lambda_n (y_1 \bar{y}_1 + \cdots + y_n \bar{y}_n) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \lambda_1 \leq R(X) \leq \lambda_n$$

取  $Y_0$  使得  $y_1 \neq 0, y_2 = y_3 = \cdots = y_n = 0, X_0 = UY_0$ ,

可得  $R(X_0) = \lambda_1, \therefore \min_{X \neq 0} R(X) = \lambda_1$



**定理:** 设  $A, B$  是 Hermite 矩阵,  $\lambda_i(A), \lambda_i(B), \lambda_i(A+B)$  分别表示矩阵  $A, B, A+B$  的特征值, 且特征值从小到大按递增顺序排列, 则对于每一个  $k$ , 有

$$\lambda_k(A) + \lambda_1(B) \leq \lambda_k(A+B) \leq \lambda_k(A) + \lambda_n(B)$$

**证明:**  $\lambda_k(A+B) = \min_{V_k} \max_{X \neq 0, X \in V_k} \frac{X^H (A+B) X}{X^H X}$

$$= \min_{V_k} \max_{X \neq 0, X \in V_k} \left( \frac{X^H A X}{X^H X} + \frac{X^H B X}{X^H X} \right)$$

$$= \min_{V_k} \max_{X \neq 0, X \in V_k} \left( \frac{X^H A X}{X^H X} + \frac{X^H B X}{X^H X} \right)$$

$$\geq \min_{V_k} \max_{X \neq 0, X \in V_k} \left( \frac{X^H A X}{X^H X} + \lambda_1(B) \right)$$

$$\geq \lambda_k(A) + \lambda_1(B)$$

类似地可证明  $\lambda_k(A+B) \leq \lambda_k(A) + \lambda_n(B)$

---

we denote the eigenvalues of  $A$  by

$$\alpha : \quad \alpha_1 \geq \alpha_2 \geq \dots \geq \alpha_n,$$

and similarly write  $\beta$  and  $\gamma$  for the eigenvalues (spectra) of  $B$  and  $C$ .

What  $\alpha$ ,  $\beta$ , and  $\gamma$  can be the eigenvalues of  $n$  by  $n$  Hermitian (or real symmetric) matrices  $A$ ,  $B$ , and  $C$ , with  $C = A + B$ ?

$$\sum_{i=1}^n \gamma_i = \sum_{i=1}^n \alpha_i + \sum_{i=1}^n \beta_i.$$

---


$$(*_{IJK}) \quad \sum_{k \in K} \gamma_k \leq \sum_{i \in I} \alpha_i + \sum_{j \in J} \beta_j,$$

for certain subsets  $I, J, K$  of  $\{1, \dots, n\}$  of the same cardinality  $r$ , with  $r < n$ . We always write the subsets in increasing order, so

$$I = \{i_1 < i_2 < \dots < i_r\},$$

$$J = \{j_1 < \dots < j_r\}, \text{ and } K = \{k_1 < \dots < k_r\}.$$

Horn defined sets  $T_r^n$  of triples  $(I, J, K)$  of subsets of  $\{1, \dots, n\}$  of the same cardinality  $r$ , by the following inductive procedure. Set

$$U_r^n = \{(I, J, K) \mid \sum_{i \in I} i + \sum_{j \in J} j = \sum_{k \in K} k + r(r+1)/2\}.$$

When  $r = 1$ , set  $T_1^n = U_1^n$ .

$$T_r^n = \{(I, J, K) \in U_r^n \mid \text{for all } p < r \text{ and all } (F, G, H) \text{ in } T_p^r, \\ \sum_{f \in F} i_f + \sum_{g \in G} j_g \leq \sum_{h \in H} k_h + p(p+1)/2\}.$$

**Horn's Conjecture.** *A triple  $(\alpha, \beta, \gamma)$  occurs as eigenvalues of Hermitian  $n$  by  $n$  matrices  $A, B, C$  with  $C = A + B$  if and only if  $\sum \gamma_i = \sum \alpha_i + \sum \beta_i$  and the inequalities  $(*_IJK)$  hold for every  $(I, J, K)$  in  $T_r^n$ , for all  $r < n$ .*

*Horn's conjecture is true.*

## Horn's Conjecture includes the following special cases:

in 1912 by H. Weyl  $\gamma_{i+j-1} \leq \alpha_i + \beta_j$  whenever  $i + j - 1 \leq n$ .

In 1949 K. Fan  $\sum_{i=1}^r \gamma_i \leq \sum_{i=1}^r \alpha_i + \sum_{i=1}^r \beta_i$  for any  $r < n$ .

H. Wielandt  $\sum_{i \in I} \gamma_i \leq \sum_{i \in I} \alpha_i + \sum_{i=1}^r \beta_i$

L. Freede and R. C. Thompson

$$\sum_{k \in K} \gamma_k \leq \sum_{i \in I} \alpha_i + \sum_{j \in J} \beta_j, \text{ if } k_p = i_p + j_p - p \text{ for } 1 \leq p \leq r.$$

for any  $I$  and  $J$ , provided that  $i_r + j_r \leq n + r$ .