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 $a_{ij} = a_{ji}$.

如果记

$$X = \left[x_1, x_2, \dots, x_n\right]^T \in \mathbb{C}^n,$$

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

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

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

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 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

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

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

如果对于任意一组不全为零复数 x_1, x_2, \dots, 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

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

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

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

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

$$f(y_1, y_2, y_3) = -6y_1y_1 - 13y_3y_3$$

与正定的实二次型一样,关于正定的 Hermite 二次型我们有

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

- f(X) 是正定的
- (2) 对于任何 n 阶可逆矩阵 P 都有 P^HAP 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 $P^HAP = I$
- (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:

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

例 1:设 A 是一个正定的H-阵,且又是酉矩阵,则 A = I.

证明: 由于A 是一个正定 H-阵, 所以必存在

酉矩阵 $U \in U^{n \times n}$ 使得

$$egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned} eta_1 & & & \ & eta_2 & & \ & & \ddots & \ & & & \lambda_n \end{aligned} \end{bmatrix} egin{aligned} U^H \;, & 0 \leq \lambda_i \in R \end{aligned}$$

由于A 又是酉矩阵,所以 $|\lambda_i|=1$ 这样必有 $\lambda_i=1$,从而 A=I.

例 2: 设 A 是一个正定的 H-阵, B 是一个反 H-阵, 证明 AB 与 BA 的特征值实部为零.

证明: 设 λ 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 **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

$$0 = |\lambda I - AB| = |\lambda I - Q^{H}QB|$$

$$= |\lambda Q^{H}(Q^{H})^{-1} - Q^{H}QBQ^{H}(Q^{H})^{-1}|$$

$$= |Q^{H}||\lambda I - QBQ^{H}||(Q^{H})^{-1}|$$

$$= |\lambda I - QBQ^{H}|$$

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

例 3: 设 A 是一个正定的 H-阵, B 是一个反H-阵, 证明: A+B 是可逆矩阵.

证明: 由于A 是一个正定 **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H-阵, 而矩阵 B 为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 4: 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 $\lambda_i \geq 0$. 于是有

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

例5,6,7不讲,但属于考试范围!

例 5: 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

$$|A + B| = |A + Q^{H}Q| = |Q^{H}| |(Q^{H})^{-1}AQ^{-1} + I| |Q|$$
$$= |B| |(Q^{H})^{-1}AQ^{-1} + I|$$

注意矩阵

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

仍然是一个半正定的 H-阵, 有上面的例题可知

$$|I + (Q^H)^{-1}AQ^{-1}| > 1$$

从而

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

例 6: 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

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

由于A,B 都是半正定H-矩阵,所以对于任意一组不全为零的复数

$$X_1, X_2, \cdots, X_n$$

我们有

$$f(X) = X^{H}(A+B)X$$
$$= X^{H}AX + X^{H}BX \ge 0$$

这说明 A+B 为一个半正定H-阵。

类似地,可以证明另外一问。

例 7: 设 A, B 都是 n 阶正定 H-阵,则

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

的根全为正实数。

证明:因为 B 是正定的,所以存在可逆矩阵 $P \in C_n^{n \times n}$ 使得

$$P^HBP=I$$

另一方面注意到 P^HAP 是一个正定 H-阵,从而有

$$\left| \lambda I - P^H A P \right| = 0$$

的根全为正实数。又由于

$$\begin{vmatrix} \lambda I - P^H A P \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda P^H B P - P^H A P \end{vmatrix}$$
$$= \begin{vmatrix} P^H | |\lambda B - A| | P |$$
故 $|\lambda B - A| = 0$ 的根全为正实数。

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

$$m{P}^H m{A} m{P} = egin{bmatrix} m{\lambda}_1 & & & & \ & m{\lambda}_2 & & \ & & \ddots & \ & & & m{\lambda}_n \end{bmatrix}, \quad m{P}^H m{B} m{P} = m{I}_{n imes n}$$

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 H-阵,所以存在 $P_1 \in C_n^{n \times n}$ 使得

$$\boldsymbol{P}_{1}^{H}\boldsymbol{B}\boldsymbol{P}_{1}=\boldsymbol{I}_{n\times n}$$

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

$$m{P}_2^{H}m{P}_1^{H}m{A}m{P}_1m{P}_2 = egin{bmatrix} m{\lambda}_1 & & & \\ & & m{\lambda}_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 **H-**阵 $P_1^H A P_1$ 的 n 个实特征值。如果记 $P = P_1 P_2$,则有

$$m{P}^Hm{A}m{P} = egin{bmatrix} m{\lambda}_1 & & & & \ & m{\lambda}_2 & & & \ & \ddots & & \ & & \ddots & & \ & & m{\lambda}_n \end{bmatrix}, \quad m{P}^Hm{B}m{P} = m{I}.$$

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 λ_i 是特征方程

$$|\boldsymbol{\lambda}\boldsymbol{I} - \boldsymbol{Q}| = 0$$

的特征根。又由于

$$\begin{vmatrix} \lambda \mathbf{I} - \mathbf{Q} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda \mathbf{P}_1^H \mathbf{B} \mathbf{P}_1 - \mathbf{P}_1^H \mathbf{A} \mathbf{P}_1 \end{vmatrix}$$
$$= \begin{vmatrix} \mathbf{P}_1^H | |\lambda \mathbf{B} - \mathbf{A}| |\mathbf{P}_1| \end{vmatrix}$$

因此 礼 是方程

$$\left| \boldsymbol{\lambda} \boldsymbol{B} - \boldsymbol{A} \right| = 0$$

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

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

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

其中 $f_2(X)$ 是正定的,则存在非退化的线性替换

$$X = PY$$

可以将 $f_1(X)$, $f_2(X)$ 同时化成标准形

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

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

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

λ 是次 n 代数方程方程

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

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 λ_i 代入到方程

$$AX = \lambda BX$$

中所得非零解向量 X 称为与 λ_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

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

(3) 这 n 个广义特征向量可以这样选取,使 得其满足 $X_i^H B X_j = \delta_{ij}$ $X_i^H A X_j = \lambda_j \delta_{ij}$

$$egin{aligned} X_i^H A X_j &= \lambda_j \delta_{ij} \end{aligned}$$

其中 δ_{ii} 为 Kronecker 符号。