

二次型及其意义

Eason

目录

1 定义	1
2 正定矩阵	2
3 Hermitian矩阵的正定性	3
4 正定矩阵的意义	4

1 定义

任意一个方阵 A 的二次型 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x}$ 是一个标量。举个例子，假设

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 2 \\ -1 & 7 & 5 \\ -1 & 6 & 3 \end{bmatrix} \quad (1)$$

为例。

其二次型为：

$$\mathbf{x}^T A \mathbf{x} = [x_1, x_2, x_3] \begin{bmatrix} 1 & 4 & 2 \\ -1 & 7 & 5 \\ -1 & 6 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \end{bmatrix} \quad (2)$$

$$= x_1^2 + 7x_2^2 + 3x_3^2 + 3x_1x_2 + x_1x_3 + 11x_2x_3 \quad (3)$$

上式的计算可以简单的做出来，可以观察到，对于A上对角线的元素对应的分别是 x_1^2, x_2^2, x_3^2 的系数， $A_{ij}+A_{ji}$ 对应的是 $x_i x_j$ 的系数。另外可以看到上式的计算结果中最高幂次是2，称这是变元 x 的二次型函数，称 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 为矩阵A的二次型。

推而广之，若 $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$ ，且 $n \times n$ 矩阵A的元素 a_{ij} ，则二次型：

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i x_j a_{ij} \quad (4)$$

进一步计算：

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i x_j a_{ij} = \sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + \sum_{i=1, i \neq j}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j \quad (5)$$

$$= \sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n (a_{ij} + a_{ji}) x_i x_j \quad (6)$$

根据式(5)我们发现，同一个二次型函数可以对应不同的矩阵，比如：

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 7 & 3 \\ 1 & 8 & 3 \end{bmatrix} \quad (7)$$

和A具有相同的二次型函数。即，对于一个二次型函数：

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_i^n \alpha_{ii} x_i^2 + \sum_{i=1, i \neq j}^n \sum_{j=1}^n \alpha_{ij} x_i x_j \quad (8)$$

存在许多矩阵A，它们的二次型 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 相同。但是只有一个对称矩阵A满足 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = f(x_1, \dots, x_n)$ ，其元素 $a_{ii} = \alpha_{ii}, a_{ij} = a_{ji} = \frac{1}{2}(\alpha_{ij} + \alpha_{ji})$ 其中 $i = 1, \dots, n; j = 1, \dots, n, i \neq j$ ，因此讨论二次型的时候通常假定矩阵A为对称矩阵或者Hermitian矩阵。Hermitian矩阵是复对称矩阵，所以实对称矩阵是 Hermitian矩阵的特殊形式。

2 正定矩阵

如果将大于零的二次型 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 称为正定的二次型，则与之对应的Hermitian矩阵称为正定矩阵。类似的还可以定义Hermitian矩阵的半正定性，负定性和半负定性。

若 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ 的取值即可能为正，也可能为负，则对应的 Hermitian矩阵为不定矩阵。

表 1: 矩阵定性定义

条件	定义
$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0, \forall \mathbf{x} \neq 0$	正定矩阵
$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} \geq 0, \forall \mathbf{x} \neq 0$	半正定矩阵
$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} < 0, \forall \mathbf{x} \neq 0$	负定矩阵
$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} \leq 0, \forall \mathbf{x} \neq 0$	半负定矩阵

3 Hermitian矩阵的正定性

我们之前提到过，对于一个二次型，有多个矩阵 A 与之对应。但是，只有一个矩阵是对称的。我们这么做不仅是因为这个Hermitian矩阵的唯一性，还因为这个矩阵具有非常多的特性。另外，我们在实际的工程应用中也有很多矩阵是 Hermitian矩阵，所以深入的研究Hermitian矩阵很有必要。

定义Hermitian二次型为：

$$H(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = \langle \mathbf{x}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n r_{ij} x_i^T x_j \quad (9)$$

称 A 为二次型的核或者矩阵。核为单位阵时，二次型退化为向量 \mathbf{x} 和它自己的内积 $\mathbf{x}^T \mathbf{x}$ 。因此，二次型可以视为内积的推广。

考虑酉变换之后的二次型。定义线性变换 $\mathbf{x} = \mathbf{R} \mathbf{y}$ ，其中 R 是酉矩阵。此时，可以将原来的二次型改写为：

$$H(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = \mathbf{y}^T \mathbf{R}^T \mathbf{A} \mathbf{R} \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{P} \mathbf{y} \quad (10)$$

式中， $\mathbf{P} = \mathbf{R}^T \mathbf{A} \mathbf{R} = \mathbf{R}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{R}$ 。特别地，若选择酉矩阵 R 使得 \mathbf{P} 为对角矩阵，则称：

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{y}^T (\mathbf{R}^T \mathbf{A} \mathbf{R}) \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \mathbf{y} \quad (11)$$

为标准二次型。因为这样的二次型，只有核对角线上的元素非零。因为 R 是酉矩阵，则有 $\mathbf{R}^{-1} = \mathbf{R}^T$ 。令 $\mathbf{A} = \mathbf{U} \mathbf{\Sigma} \mathbf{U}^T$ 是 A 的特征值分解，并将它带入二次型 $H(\mathbf{x}, \mathbf{x})$ ，得到：

$$H(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{U} \mathbf{\Sigma} \mathbf{U}^T \mathbf{x} \quad (12)$$

令 $\mathbf{R} = \mathbf{U}$ ，则 $\mathbf{x} = \mathbf{R} \mathbf{y} = \mathbf{U} \mathbf{y}$ ， $\mathbf{y} = \mathbf{U}^T \mathbf{x}$ ，所以式(12)变为：

$$H(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = \mathbf{y}^T \mathbf{\Sigma} \mathbf{y} = \langle \mathbf{x}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle = \sum_{i=1}^n \lambda_i |y_i|^2 \quad (13)$$

经过酉变换 $\mathbf{x} = R\mathbf{y}$ 之后，二次型 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x}$ 的值等于二次型核矩阵 A 的特征值与 y_i 的模值平方的乘积之和。

通过观察式 (13)，我们可以很容易的判定Hermitian 的正定性。一个 $n \times n$ 的Hermitian矩阵是正定的，当且仅当其满足如下条件：

1. 二次型 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} > 0, \forall \mathbf{x} \neq 0$
2. 矩阵 A 的所有特征值都大于零。
3. 所有主子矩阵 A_k 都具有正的行列式， $A_k = A(1:k, 1:k)$ 由矩阵 A 的第 $1 \sim k$ 行和第 $1 \sim k$ 列组成。
4. 存在一个非奇异的 $n \times n$ 矩阵 R 使得 $A = R^T R$
5. 存在一个非奇异的 $n \times n$ 矩阵 P 使得 $P^T A P$ 是正定的。

4 正定矩阵的意义