

# 26. 对称矩阵及正定性

## 1. 引子

### i. 对称阵二性质的验证

在前面几讲，就给出了有关对称矩阵的两点性质：

1. 实对称阵特征值均为实数；
2. 实对称阵特征向量两两正交。

拿到一个矩阵，我们希望可以求出其 **特征值** 以及 **特征向量**，因为这是我们了解它的一个重要途径，就像之前我们用 **秩**、**各子空间维数**、**行列式** 等一系列概念。

我们先拿最简单的矩阵 —— 单位阵  $I$  来验证这两个性质：

首先， $n$  阶单位阵的特征值为  $n$  重根：

$$\lambda_{1,2,3,\dots,n} = 1$$

另外， $n$  阶单位阵的特征向量张成空间的维数为  $n$ ，特征向量张成的空间可表示为：

$$x = k_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + k_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + \cdots + k_n \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

那么这些基就是特征向量。

好了，这是特殊情况。

### ii. 对称阵的分解

对于一般的  $n$  阶对称阵  $A = A^T$ ，其拥有  $n$  个实特征值，并且它们对应的特征向量两两正交。

由第 22 节的内容，可以得知，矩阵  $A$  一定可以被分解为：

$$A = S\Lambda S^{-1}$$

由于  $n$  个特征向量两两正交，那么其特征向量构成的向量组  $S$ ，就是一个正交矩阵。对于正交矩阵，都有： $S^{-1} = S^T$ ，所以：

$$A = S\Lambda S^{-1} = S\Lambda S^T$$

由上可知，任意一个对称阵都可以被分解为以上形式。如果用正交矩阵专用的符号进行描述，就是：

$$A = Q\Lambda Q^T$$

之后教授还提及了“谱定理”和“主轴定理”，这里不多说了。

## 2. 对称矩阵

### i. 性质一的证明

在第 21 节，只是从感觉上应用了 行列式性质十 证明了这个性质：

一个矩阵越是不对称，越是朝相反的方向对称，就越会出现复数的特征值。

这样的“证明”不是很严谨。

对于特征值的证明，如果不使用之前投机取巧的结论，（比如迹、行列式与特征值间关系之类）那么就必须从其 源头 出发：

$$Ax = \lambda x$$

现在对等式两侧所有项取共轭：

$$\bar{A}\bar{x} = \bar{\lambda}\bar{x}$$

（这是可行的，因为取共轭在复数上可以提入 / 提出括号，可以对任意值取共轭。在这里，是对 矩阵中所有元素取共轭 的意思）

但由于  $A$  是实对称阵，所以：

$$A\bar{x} = \bar{\lambda}\bar{x}$$

两侧再取转置：

$$\bar{x}^T A^T = \bar{\lambda} \bar{x}^T$$

这一步我要利用对称阵的性质，上面的等式等价于：

$$\bar{x}^T A = \bar{\lambda} \bar{x}^T$$

我看中了  $x$  是向量，那么对其 作内积，就可以得到一个值而非矩阵，大大降低运算量。同时，化共轭为模长，右侧同乘  $x$ ：

$$\bar{x}^T A x = \bar{\lambda} \bar{x}^T x$$

然而，此时我发现，如果我将  $Ax = \lambda x$  左右同时左乘  $x^T$ ，那么就有：

$$\bar{x}^T A x = \lambda \bar{x}^T x$$

现在我们得到的式子有：

$$\begin{cases} \bar{x}^T A x = \bar{\lambda} \bar{x}^T x \\ \bar{x}^T A x = \lambda \bar{x}^T x \end{cases}$$

很明显，计算结果不会有二值性，所以： $\lambda x^T x = \bar{\lambda} x^T x$

这还没有结束，不能草率地给  $\lambda = \bar{\lambda}$  下结论。

这其实用到了消去律，但是我们还不能保证  $\bar{x}^T x \neq 0$ 。

但实际上我们是可证到的。

对于任意一个列向量  $x$ ，都可以表示为：

$$x = \begin{bmatrix} a_1 + b_1 i \\ a_2 + b_2 i \\ \vdots \\ a_n + b_n i \end{bmatrix}$$

其对应的共轭矩阵的转置为：

$$\bar{x}^T = [a_1 - b_1 i \quad a_2 - b_2 i \quad \cdots \quad a_n - b_n i]$$

由此可以得到：

$$\bar{x}^T x = \sum_{i=1}^n (a_i^2 + b_i^2)$$

而 **特征向量是特征子空间的基**，要去表示一个空间，不可能为零向量。

（如果为零向量，那么根据定义  $Ax = \lambda x$ ，那特征值可以取任意数，因为无论怎样拉伸，零向量终究还是零向量）

所以  $\lambda = \bar{\lambda}$ 。

于是不存在  $Im(\lambda) \neq 0$  的特征值  $\lambda$ 。

## ii. 性质一证明的回顾

我们来回顾一下证明，究竟是哪一步令实对称阵这个条件如此重要：

1. 第一，如果没有 矩阵元素均为“实数” 这个条件，即使转置内积，也无法改变最终二等式在  $A$  上就不相同的事实；
2. 第二，如果没有 对称阵 的条件，取转置这一步就不可能保持  $A$  仍然为  $A$ 。

对于“实矩阵”的重要性，我们说如果没有它，证明无法继续，甚至还没开始，就已经结束了。

### iii. 对于命题的回顾

#### a. 条件的重要性

1. 实对称阵特征值均为实数；
2. 实对称阵特征向量两两正交。

对于上方的证明，我是进行.....

那么究竟满足怎样的要求，可以使得矩阵  $A$ ，具有：

1. 特征值均为实数；
2. 特征向量两两正交。

这两个性质呢？

回顾证明的这一步：

$$\bar{A}\bar{x} = A\bar{x} = \bar{\lambda}\bar{x}$$

$$\bar{x}^T A^T = \bar{\lambda}\bar{x}^T$$

如果  $A$  是一个 复数非对称矩阵，那么就必须有：

$$\bar{x}^T \bar{A}^T = \bar{\lambda}\bar{x}^T$$

从而综合后面的证明，得到的两个等式为：

$$\begin{cases} \bar{x}^T \bar{A}^T x = \bar{\lambda}\bar{x}^T x \\ \bar{x}^T A x = \lambda\bar{x}^T x \end{cases}$$

所以，必须要有： $\bar{A}^T = A$ ，才可以使特征值为实数。

（由此也可以看出，“实对称阵”这个条件使得上述条件同样成立）

#### b. 艾尔米特矩阵

满足上述性质的矩阵就被叫做艾尔米特矩阵，与此同时，这类矩阵还有其他很容易证明的性质：

1. 可逆艾尔米特矩阵的逆矩阵仍是艾尔米特矩阵；
2. 艾尔米特矩阵幂仍是艾尔米特矩阵；
3. 艾尔米特矩阵转置仍是艾尔米特矩阵。

## 2. 正定性

### i. 实对称阵分解

对于任意一个实对称阵，其一定可以被对角化：（因为由上面的证明， $n$  阶实对称阵一定有  $n$  个两两正交的特征向量）

$$A = Q\Lambda Q^T$$

设  $Q = [q_1 \quad q_2 \quad \cdots \quad q_n]^T$ ，那么上述分解可以表示为：

$$A = \begin{bmatrix} q_1 \\ q_2 \\ \vdots \\ q_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} [q_1 \quad q_2 \quad \cdots \quad q_n] = \sum_{i=1}^n \lambda_i q_i q_i^T$$

### ii. 正定性重要性

现在，已经厘清了特征值为虚为实的原因。

可如果利用矩阵解决微分方程组问题，虚实特征值并不是需要关心的地方，正负特征值 才是。

如果矩阵有一个概念可以判定 正负特征值 各自的数量，那么就可以在不求解 特征多项式 的情况下，直接判定微分方程的稳态问题。（因为由高阶微分方程化为差分式得到的矩阵可能很大，求解 高阶方程 是很困难的事情）

还好有这样一个性质：

矩阵主元的正负与特征值正负一致。

为什么说这个可以用来 求解特征值 呢？因为这个性质极大缩小了 特征值范围。

假设现在有一个矩阵主元为：

$$A \iff \begin{bmatrix} -3 & & & & \\ & 1 & & & \\ & & 9 & & \\ & & & -5 & \\ & & & & 0 \end{bmatrix}$$

那么这个矩阵有 **2** 个正特征值，**2** 个负特征值，还有一个特征值为 **0**。

如果现在令  $A - kI$ ， $k$  为常数，那么就可以通过 计算主元 （而不是直接在原主元减去  $k$ ） 得到  $\lambda < k$ ,  $\lambda > k$  的个数。

从而大大地缩小特征值取值范围。

### iii. 正定矩阵

现在定义这样一类矩阵：

1. 对称阵
2. 所有特征值为正  $\iff$  所有主元为正

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$

由行列式和特征值的关系，得到主元为：5,  $\frac{11}{5}$

$$A - \lambda I = \begin{bmatrix} 5 - \lambda & 2 \\ 2 & 3 - \lambda \end{bmatrix}$$

特征多项式： $|A - \lambda I| = \lambda^2 - 8\lambda + 11 = 0$

所以： $\lambda_{1,2} = 4 \pm \sqrt{5}$

### iv. 正定性判定

如果我们要让所有的特征值都为正，假设现在有一个  $n$  阶对称阵，那么我们应该得到什么不等式结论呢？

$$\begin{cases} \lambda_1 > 0 \\ \lambda_1 \lambda_2 > 0 \\ \vdots \\ \prod_{i=1}^n \lambda_i > 0 \end{cases}$$

验证一下，如果有一个  $\lambda_m < 0$ ，那么一定会有从第  $m$  个开始的不等式的一系列不等式不成立。

（每个不成立的式子之间没有空隙）

那么，如果有  $k$  个  $\lambda < 0$ ，那么也可以推出一定有不等式不成立。

即使换个角度想：

要想这个有关不等式的结论错误，就利用反证法：

即使不等式组成立，也有  $\lambda < 0$ 。

如果要满足第 1 个不等式，必须有： $\lambda_1 > 0$ 。

在满足第 1 个不等式的情况下，如果要满足第 2 个不等式，就应该有： $\lambda_2 > 0$ 。

以此类推， $n$  个特征值都大于 0。

而由行列式和特征值的关系，得到这组不等式对应着：

$n$  阶方阵中任意阶主子式  $> 0$ 。