

Chapter24实对称矩阵与正定矩阵

Section1.实对称矩阵

Subsection1,实对称矩阵的特性

1. 特征值为实数；（对比第二十一讲介绍的旋转矩阵，其特征值为纯虚数。）
2. 特征向量相互正交。（当特征值重复时，特征向量也可以从子空间中选出相互正交的向量。）
3. 主元符号的正负数量与特征值的正负数量相同。

证明:

$$Ax = \lambda x \xrightarrow{\text{取共轭}} \bar{A}\bar{x} = \bar{\lambda}\bar{x} \xrightarrow{A \text{ 是实数矩阵}} A\bar{x} = \bar{\lambda}\bar{x} \xrightarrow{\text{取转置}} \bar{x}^T A = \bar{x}^T \bar{\lambda}$$

那么我们得到两个等式: $Ax = \lambda x$ 与 $\bar{x}^T A = \bar{x}^T \bar{\lambda}$:

那么

$$\begin{aligned} Ax = \lambda x &\xrightarrow{\text{左乘 } \bar{x}^T} \bar{x}^T Ax = \bar{x}^T \lambda x \\ \bar{x}^T A = \bar{x}^T \bar{\lambda} &\xrightarrow{\text{右乘 } x} \bar{x}^T Ax = \bar{x}^T \bar{\lambda} x \\ \therefore \bar{x}^T \lambda x &= \bar{x}^T \bar{\lambda} x \\ \therefore \lambda &= \bar{\lambda} (\bar{x}^T x \neq 0) \text{ 则 } \lambda \text{ 虚部为 } 0 \end{aligned}$$

这里有一个假设，就是 $\bar{x}^T x \neq 0$ ，如果 x 是实数向量显然是易证的，但是此时 x 是复数向量，因此我们还要一个证明：

$$\bar{x}^T x = [\bar{x}_1 \quad \bar{x}_2 \quad \cdots \quad \bar{x}_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \bar{x}_1 x_1 + \bar{x}_2 x_2 + \cdots + \bar{x}_n x_n, \text{ 设 } x_1 = a + ib, \bar{x}_1 = a - ib \text{ 则}$$

$\bar{x}_1 x_1 = a^2 + b^2$ ，所以有 $\bar{x}^T x > 0$ 。而 $\bar{x}^T x$ 就是 x 长度的平方。

 拓展(如果 A 是复数矩阵那何时才能成立呢?)

则需要在第一步取共轭的时候保留 \bar{A} 的共轭形式，因此在进行后面两个相同的量的比较，也需要 $A = \bar{A}^T$

Subsection2.实对称矩阵的写法

在通常（可对角化）情况下，一个矩阵可以化为： $A = SAS^{-1}$ ，在矩阵对称的情况下，通过性质2可知，由特征向量组成的矩阵 S 中的列向量是相互正交的，此时如果我们把特征向量的长度统一化为1，就可以得到一组标准正交的特征向量。则对于对称矩阵有 $A = Q\Lambda Q^{-1}$ ，而对于标准正交矩阵，有 $Q = Q^T$ ，所以对称矩阵可以写为

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

也可以写为:

$$A = Q\Lambda Q^T = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} q_1^T \\ q_2^T \\ \vdots \\ q_n^T \end{bmatrix} = \lambda_1 q_1 q_1^T + \lambda_2 q_2 q_2^T + \cdots + \lambda_n q_n q_n^T$$

注意这个展开式中的 qq^T ， q 是单位列向量所以 $q^T q = 1$ ，结合我们在第十五讲所学的投影矩阵的知识有 $\frac{qq^T}{q^T q} = qq^T$ 是一个投影矩阵，很容易验证其性质，比如平方它会得到 $qq^T qq^T = qq^T$ 于是多次投影不变等。

每一个对称矩阵都可以分解为一系列相互正交的投影矩阵。

Section2.正定矩阵

Subsection1.概念

正定矩阵是对称矩阵中性质更好的一个子类(对称矩阵本身的性质就已经很好了)，正定矩阵指特征值均为正数的矩阵（根据上面的性质3有矩阵的主元均为正）。

举个例子， $\begin{bmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$ ，由行列式消元知其主元为5, $\frac{11}{5}$ ，按一般的方法求特征值有 $\begin{vmatrix} 5-\lambda & 2 \\ 2 & 3-\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - 8\lambda + 11 = 0, \lambda = 4 \pm \sqrt{5}$ 。

Subsection2.性质

正定矩阵的另一个性质是，所有子行列式为正。对上面的例子有 $|5| = 5, \begin{vmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{vmatrix} = 11$ 。（这是显然的，因为所有的主元都大于0，那么所有的子行列式包含的主元都会大于0）

- 1.本身就是对称矩阵
- 2.特征值均大于0
- 3.主元均大于0(对称矩阵都有这个性质)
- 4.所有的子行列式均大于0

我们看到正定矩阵将早期学习的消元主元、中期学习的行列式、后期学习的特征值结合在了一起。