

- 第二十六讲：对称矩阵及正定性
 - 对称矩阵
 - 正定性

第二十六讲：对称矩阵及正定性

对称矩阵

前面我们学习了矩阵的特征值与特征向量，也了解了一些特殊的矩阵及其特征值、特征向量，特殊矩阵的特殊性应该会反映在其特征值、特征向量中。如马尔科夫矩阵，有一特征值为1，本讲介绍（实）对称矩阵。

先提前介绍两个对称矩阵的特性：

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正交的向量。）

典型的状况是，特征值不重复，特征向量相互正交。

- 那么在通常（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，此时如果我们将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 $A = Q\Lambda Q^T$

观察(1)式，我们发现这个分解本身就代表着对称， $(Q\Lambda Q^T)^T = (Q^T)^T \Lambda^T Q^T = Q\Lambda Q^T$ 。(1)式在数学上叫做谱定理（spectral theorem），谱就是指矩阵特征值的集合。（该名称来自光谱，指一些纯事物的集合，就像将特征值分解成为特征值与特征向量。）在力学上称之为主轴定理（principle axis theorem），从几何上看，它意味着如果给定某种材料，在合适的轴上来看，它就变成对角化的，方向就不会重复。

- 现在我们来证明性质1。对于矩阵 $Ax = \lambda x$ ，对于其共轭部分总有 $\overline{Ax} = \overline{\lambda x}$ ，根据前提条件我们只讨论实矩阵，则有 $A\bar{x} = \bar{\lambda}\bar{x}$ ，将等式两边取转置有 $\bar{x}^T A = \bar{x}^T \bar{\lambda}$ 。将“下划线”式两边左乘 \bar{x}^T 有 $\bar{x}^T Ax = \bar{x}^T \lambda x$ ，“上划线”式两边右乘 x 有 $\bar{x}^T A x = \bar{x}^T \bar{\lambda} x$ ，观察发现这两个式子左边是一样的，所以 $\bar{x}^T \lambda x = \bar{x}^T \bar{\lambda} x$ ，则有 $\lambda = \bar{\lambda}$ （这里有个条件， $\bar{x}^T x \neq 0$ ），证毕。

观察这个前提条件， $\bar{x}^T x = [\bar{x}_1 \quad \bar{x}_2 \quad \cdots \quad \bar{x}_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \bar{x}_1 x_1 + \bar{x}_2 x_2 + \cdots + \bar{x}_n x_n$

，设 $x_1 = a + ib, \bar{x}_1 = a - ib$ 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。

拓展这个性质，当 A 为复矩阵，根据上面的推导，则矩阵必须满足 $A = \bar{A}^T$ 时，才有性质1、性质2成立（教授称具有这种特征值为实数、特征向量相互正交的矩阵为“好矩阵”）。

继续研究 $A = Q\Lambda Q^T = [q_1 \ q_2 \ \cdots \ q_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} q_1^T \\ q_1^T \\ \vdots \\ q_1^T \end{bmatrix} = \lambda_1 q_1 q_1^T + \lambda_2 q_2 q_2^T + \cdots + \lambda_n q_n q_n^T$ ，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。

在知道对称矩阵的特征值皆为实数后，我们再来讨论这些实数的符号，因为特征值的正负号会影响微分方程的收敛情况（第二十三讲，需要实部为负的特征值保证收敛）。用消元法取得矩阵的主元，观察主元的符号，主元符号的正负数量与特征向量的正负数量相同。

正定性

如果对称矩阵是“好矩阵”，则正定矩阵（**positive definite**）是其一个更好的子类。正定矩阵指特征值均为正数的矩阵（根据上面的性质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

$$\begin{vmatrix} 5-\lambda & 2 \\ 2 & 3-\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - 8\lambda + 11 = 0, \lambda = 4 \pm \sqrt{5}.$$

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 $|5| = 5, \begin{vmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{vmatrix} = 11$

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。