

- 第二十一讲：特征值和特征向量
  - 特征值、特征向量的由来
  - 求解

## 第二十一讲：特征值和特征向量

---

### 特征值、特征向量的由来

---

给定矩阵 $A$ ，矩阵 $A$ 乘以向量 $x$ ，就像是使用矩阵 $A$ 作用在向量 $x$ 上，最后得到新的向量 $Ax$ 。在这里，矩阵 $A$ 就像是一个函数，接受一个向量 $x$ 作为输入，给出向量 $Ax$ 作为输出。

在这一过程中，我们对一些特殊的向量很感兴趣，他们在输入( $x$ )输出( $Ax$ )的过程中始终保持同一个方向，这是比较特殊的，因为在大多情况下， $Ax$ 与 $x$ 指向不同的方向。在这种特殊的情况下， $Ax$ 平行于 $x$ ，我们把满足这个条件的 $x$ 成为特征向量（Eigen vector）。这个平行条件用方程表示就是：

$$Ax = \lambda x \tag{1}$$

- 对这个式子，我们试着计算特征值为0的特征向量，此时有 $Ax = 0$ ，也就是特征值为0的特征向量应该位于 $A$ 的零空间中。

也就是说，如果矩阵是奇异的，那么它将有一个特征值为 $\lambda = 0$ 。

- 我们再来看投影矩阵 $P = A(A^T A)^{-1} A^T$ 的特征值和特征向量。用向量 $b$ 乘以投影矩阵 $P$ 得到投影向量 $Pb$ ，在这个过程中，只有当 $b$ 已经处于投影平面（即 $A$ 的列空间）中时， $Pb$ 与 $b$ 才是同向的，此时 $b$ 投影前后不变（ $Pb = 1 \cdot b$ ）。

即在投影平面中的所有向量都是投影矩阵的特征向量，而他们的特征值均为1。

再来观察投影平面的法向量，也就是投影一讲中的 $e$ 向量。我们知道对于投影，因为 $e \perp C(A)$ ，所以 $Pe = 0e$ ，即特征向量 $e$ 的特征值为0。

于是，投影矩阵的特征值为 $\lambda = 1, 0$ 。

- 再多讲一个例子，二阶置换矩阵 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ ，经过这个矩阵处理的向量，其元素会互相交换。

那么特征值为1的特征向量（即经过矩阵交换元素前后仍然不变）应该型为 $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。

特征值为-1的特征向量（即经过矩阵交换元素前后方向相反）应该型为 $\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ 。

再提前透露一个特征值的性质：对于一个 $n \times n$ 的矩阵，将会有 $n$ 个特征值，而这些特征值的和与该矩阵对角线元素的和相同，因此我们把矩阵对角线元素称为矩阵的迹（trace）。
$$\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

在上面二阶转置矩阵的例子中，如果我们求得了一个特征值1，那么利用迹的性质，我们就可以直接推出另一个特征值是-1。

## 求解 $Ax = \lambda x$

对于方程 $Ax = \lambda x$ ，有两个未知数，我们需要利用一些技巧从这一个方程中一次解出两个未知数，先移项得 $(A - \lambda I)x = 0$ 。

观察 $(A - \lambda I)x = 0$ ，右边的矩阵相当于将 $A$ 矩阵平移了 $\lambda$ 个单位，而如果方程有解，则这个平移后的矩阵 $(A - \lambda I)$ 一定是奇异矩阵。根据前面学到的行列式的性质，则有
$$\det(A - \lambda I) = 0$$

这样一来，方程中就没有 $x$ 了，这个方程也叫作特征方程（characteristic equation）。有了特征值，代回 $(A - \lambda I)x = 0$ ，继续求 $(A - \lambda I)$ 的零空间即可。

- 现在计算一个简单的例子， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$ ，再来说一点题外话，这是一个对称矩阵，我们将得到实特征值，前面还有置换矩阵、投影矩阵，矩阵越特殊，则我们得到的特征值与特征向量也越特殊。看置换矩阵中的特征值，两个实数1,-1，而且它们的特征向量是正交的。

回到例题，计算 $\det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} 3 - \lambda & 1 \\ 1 & 3 - \lambda \end{vmatrix}$ ，也就是对角矩阵平移再取行列式。原式继续化简得 $(3 - \lambda)^2 - 1 = \lambda^2 - 6\lambda + 8 = 0, \lambda_1 = 4, \lambda_2 = 2$ 。可以看到一次项系数-6与矩阵的迹有关，常数项与矩阵的行列式有关。

继续计算特征向量， $A - 4I = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$ ，显然矩阵是奇异的（如果是非奇异说明特征值计算有误），解出矩阵的零空间 $x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ；同理计算另一个特征向量， $A -$

$2I = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ , 解出矩阵的零空间  $x_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ 。

回顾前面转置矩阵的例子, 对矩阵  $A' = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  有  $\lambda_1 = 1, x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \lambda_2 = -1, x_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。看转置矩阵  $A'$  与本例中的对称矩阵  $A$  有什么联系。

易得  $A = A' + 3I$ , 两个矩阵特征值相同, 而其特征值刚好相差3。也就是如果给一个矩阵加上  $3I$ , 则它的特征值会加3, 而特征向量不变。这也很容易证明, 如果  $Ax = \lambda x$ , 则  $(A + 3I)x = \lambda x + 3x = (\lambda + 3)x$ , 所以  $x$  还是原来的  $x$ , 而  $\lambda$  变为  $\lambda + 3$ 。

接下来, 看一个关于特征向量认识的误区: 已知  $Ax = \lambda x, Bx = \alpha x$ , 则有  $(A + B)x = (\lambda + \alpha)x$ , 当  $B = 3I$  时, 在上例中我们看到, 确实成立, 但是如果  $B$  为任意矩阵, 则推论不成立, 因为这两个式子中的特征向量  $x$  并不一定相同, 所以两个式子的通常情况是  $Ax = \lambda x, By = \alpha y$ , 它们也就无从相加了。

- 再来看旋转矩阵的例子, 旋转  $90^\circ$  的矩阵  $Q = \begin{bmatrix} \cos 90 & -\sin 90 \\ \sin 90 & \cos 90 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  (将每个向量旋转  $90^\circ$ , 用  $Q$  表示因为旋转矩阵是正交矩阵中很重要的例子)。

上面提到特征值的一个性质: 特征值之和等于矩阵的迹; 现在有另一个性质: 特征值之积等于矩阵的行列式。 
$$\prod_{i=1}^n \lambda_i = \det A$$

对于  $Q$  矩阵, 有  $\begin{cases} \lambda_1 + \lambda_2 = 0 \\ \lambda_1 \cdot \lambda_2 = 1 \end{cases}$ , 再来思考特征值与特征向量的由来, 哪些向量旋

转  $90^\circ$  后与自己平行, 于是遇到了麻烦, 并没有这种向量, 也没有这样的特征值来满足前面的方程组。

我们来按部就班的计算,  $\det(Q - \lambda I) = \begin{vmatrix} \lambda & -1 \\ 1 & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 1 = 0$ , 于是特征值为  $\lambda_1 = i, \lambda_2 = -i$ , 我们看到这两个值满足迹与行列式的方程组, 即使矩阵全是实数, 其特征值也可能不是实数。本例中即出现了一对共轭虚数, 我们可以说, 如果矩阵越接近对称, 那么特征值就是实数。如果矩阵越不对称, 就像本例,  $Q^T = -Q$ , 这是一个反对称的矩阵, 于是我得到了纯虚的特征值, 这是极端情况, 通常我们见到的矩阵是介于对称与反对称之间的。

于是我们看到, 对于好的矩阵 (置换矩阵) 有实特征值及正交的特征向量, 对于不好的矩阵 ( $90^\circ$  旋转矩阵) 有纯虚的特征值。

- 再来看一个更糟的情况， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$ ，这是一个三角矩阵，我们可以直接得出其特征值，即对角线元素。来看如何得到这一结论的： $\det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} 3 - \lambda & 1 \\ 0 & 3 - \lambda \end{vmatrix} = (3 - \lambda)^2 = 0$ ，于是 $\lambda_1 = 3, \lambda_2 = 3$ 。而我们说这是一个糟糕的状况，在于它的特征向量。

带入特征值计算特征向量，带入 $\lambda_1 = 3$ 得 $(A - \lambda I)x = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ ，算出一个特征值 $x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ，当我们带入第二个特征值 $\lambda_1 = 3$ 时，我们无法得到另一个与 $x_1$ 线性无关的特征向量了。

而本例中的矩阵 $A$ 是一个退化矩阵（**degenerate matrix**），重复的特征值在特殊情况下可能导致特征向量的短缺。

这一讲我们看到了足够多的“不好”的矩阵，下一讲会介绍一般情况下的特征值与特征向量。