

- 第三十五讲：期末复习
- MIT线性代数的全部课程到此结束

## 第三十五讲：期末复习

依然是从以往的试题入手复习知识点。

1. 已知 $m \times n$ 矩阵 $A$ ，有 $Ax = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ 无解； $Ax = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 仅有唯一解，求关于 $m, n, \text{rank}(A)$ 的信息。

首先，最容易判断的是 $m = 3$ ；而根据第一个条件可知，矩阵不满秩，有 $r < m$ ；根据第二个条件可知，零空间仅有零向量，也就是矩阵消元后没有自由变量，列向量线性无关，所以有 $r = n$ 。

综上，有 $m = 3 > n = r$ 。

根据所求写出一个矩阵 $A$ 的特例： $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 。

$\det A^T A \stackrel{?}{=} \det A A^T$ ：不相等，因为 $A^T A$ 可逆而 $A A^T$ 不可逆，所以行列式不相等。（但是对于方阵， $\det AB = \det BA$ 恒成立。）

\* $A^T A$ 可逆吗？\*是，因为 $r = n$ ，矩阵列向量线性无关，即列满秩。

\* $A A^T$ 正定吗？\*否，因为 $A A^T$ 是 $3 \times n$ 矩阵与 $n \times 3$ 矩阵之积，是一个三阶方阵，而 $A A^T$ 秩为2，所以不是正定矩阵。（不过 $A A^T$ 一定是半正定矩阵。）

求证 $A^T y = c$ 至少有一个解：因为 $A$ 的列向量线性无关，所以 $A^T$ 的行向量线性无关，消元后每行都有主元，且总有自由变量，所以零空间中有非零向量，零空间维数是 $m - r$ （可以直接从 $\dim N(A^T) = m - r$ 得到结论）。

2. 设 $A = [v_1 \ v_2 \ v_3]$ ，对于 $Ax = v_1 - v_2 + v_3$ ，求 $x$ 。

按列计算矩阵相乘，有 $x = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。

\*若 $Ax=v_1-v_2+v_3=0$ ，则解是唯一的吗？为什么。\*如果解释唯一的，则零空间

中只有零向量，而在此例中 $x = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 就在零空间中，所以解不唯一。

\*若 $v_1, v_2, v_3$ 是标准正交向量，那么怎样的线性组合 $c_1v_1 + c_2v_2$ 能够最接近 $v_3$ ？\*此问是考察投影概念，由于是正交向量，所以只有0向量最接近 $v_3$ 。

3. 矩阵 $A = \begin{bmatrix} .2 & .4 & .3 \\ .4 & .2 & .3 \\ .4 & .4 & .4 \end{bmatrix}$ ，求稳态。

这是个马尔科夫矩阵，前两之和为第三列的两倍，奇异矩阵总有一个特征值为0，而马尔科夫矩阵总有一个特征值为1，剩下一个特征值从矩阵的迹得知为-0.2。

再看马尔科夫过程，设从 $u(0)$ 开始， $u_k = A^k u_0, u_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 10 \\ 0 \end{bmatrix}$ 。先代入特征值 $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -0.2$ 查看稳态 $u_k = c_1 \lambda_1^k x_1 + c_2 \lambda_2^k x_2 + c_3 \lambda_3^k x_3$ ，当 $k \rightarrow \infty$ ，第一项与第三项都会消失，剩下 $u_\infty = c_2 x_2$ 。

到这里我们只需求出 $\lambda_2$ 对应的特征向量即可，带入特征值求解 $(A - I)x = 0$ ，有

$$\begin{bmatrix} -.8 & .4 & .3 \\ .4 & -.8 & .3 \\ .4 & .4 & -.6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} ? \\ ? \\ ? \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \text{ 可以消元得，也可以直接观察得到 } x_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$$

。

剩下就是求 $c_2$ 了，可以通过 $u_0$ 一一解出每个系数，但是这就需要解出每一个特征值。另一种方法，我们可以通过马尔科夫矩阵的特性知道，对于马尔科夫过程的每一个 $u_k$ 都有其分量之和与初始值分量之和相等，所以对于 $x_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$ ，有 $c_2 = 1$ 。

所以最终结果是 $u_\infty = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$ 。

4. 对于二阶方阵，回答以下问题：

求投影在直线 $a = \begin{bmatrix} 4 \\ -3 \end{bmatrix}$ 上的投影矩阵：应为 $P = \frac{aa^T}{a^T a}$ 。

已知特征值 $\lambda_1 = 2$ ,  $x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$   $\lambda_2 = 3$ ,  $x_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$ 求原矩阵 $A$ : 从对角化公式得

$$A = S\Lambda S^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}^{-1}, \text{ 解之即可。}$$

$A$ 是一个实矩阵, 且对任意矩阵 $B$ ,  $A$ 都不能分解成 $A = B^T B$ , 给出 $A$ 的一个例子: 我们知道 $B^T B$ 是对称的, 所以给出一个非对称矩阵即可。矩阵 $A$ 有正交的特征向量, 但不是对称的, 给出一个 $A$ 的例子: 我们在三十三讲提到过, 反对称矩阵, 因为满足 $AA^T = A^T A$ 而同样具有正交的特征向量, 所以有 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$ 或旋转矩阵 $\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$ , 这些矩阵都具有复数域上的正交特征向量组。

5. 最小二乘问题, 因为时间的关系直接写出计算式和答案,  $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C \\ D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \\ 1 \end{bmatrix}$  ( $Ax = b$ ), 解得 $\begin{bmatrix} \hat{C} \\ \hat{D} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{11}{3} \\ -1 \end{bmatrix}$ 。

求投影后的向量 $p$ : 向量 $p$ 就是向量 $b$ 在矩阵 $A$ 列空间中的投影, 所以 $p = \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{C} \\ \hat{D} \end{bmatrix}$ 。

求拟合直线的图像:  $x = 0, 1, 2$ 时 $y = p_1, p_2, p_3$ 所在的直线的图像,  $y = \hat{C} + \hat{D}x$  即 $y = \frac{11}{3} - x$ 。

```
%matplotlib inline
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn import linear_model
import numpy as np
import pandas as pd
import seaborn as sns

x = np.array([0, 1, 2]).reshape((-1,1))
y = np.array([3, 4, 1]).reshape((-1,1))
predict_line = np.array([-1, 4]).reshape((-1,1))

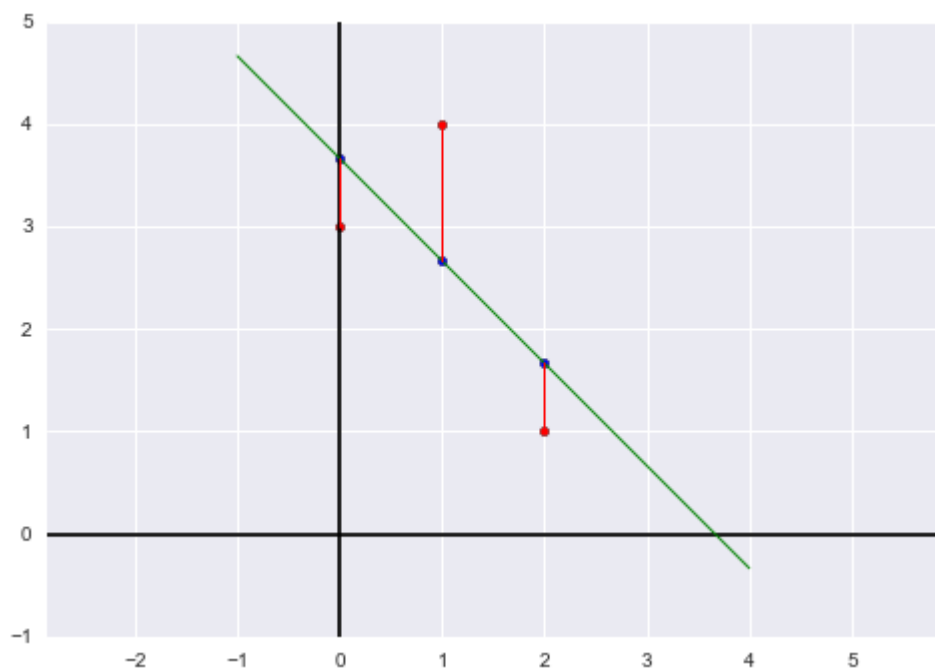
regr = linear_model.LinearRegression()
regr.fit(x, y)
ey = regr.predict(x)

fig = plt.figure()
```

```
plt.axis('equal')
plt.axhline(y=0, c='black')
plt.axvline(x=0, c='black')

plt.scatter(x, y, c='r')
plt.scatter(x, regr.predict(x), s=20, c='b')
plt.plot(predict_line, regr.predict(predict_line), c='g', lw='1')
[ plt.plot([x[i], x[i]], [y[i], ey[i]], 'r', lw='1') for i in range(len(x))]

plt.draw()
```



```
plt.close(fig)
```

- 接上面的题目

求一个向量  $b$  使得最小二乘求得的  $\begin{bmatrix} \hat{C} \\ \hat{D} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ : 我们知道最小二乘求出的向量  $\begin{bmatrix} \hat{C} \\ \hat{D} \end{bmatrix}$  使得  $A$  列向量的线性组合最接近  $b$  向量（即  $b$  在  $A$  列空间中的投影），如果这个线性组合为  $0$  向量（即投影为  $0$ ），则  $b$  向量与  $A$  的列空间正交，所以可以取  $b = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$  时正交于  $A$  的两个列向量。

## MIT线性代数的全部课程到此结束