

## Lecture 24. Markov Matrices, Fourier Series.

### 1. Overview

两者都是特征值和特征向量的应用。

### 2. Markov Matrices

$$A = \begin{bmatrix} .1 & .01 & .3 \\ .2 & .99 & .5 \\ .7 & 0 & .4 \end{bmatrix}$$

① All entries  $\geq 0$

② All columns add to 1.

Markov Matrix 和 Power 依然还是 Markov Matrix.

上一节讲过，处理微分问题时，特征值为 0 意味着能得到一个稳定态。

而现在进行 Power 运算，得到稳定态的条件是：

①  $\lambda_1 = 1$  是特征值之一。

② 其它特征值的绝对值都比 1 小， $|\lambda_i| < 1$

如果  $A$  具有  $n$  个线性无关的向量：

$$M_k = A^k M_0 = c_1 \lambda_1^k x_1 + c_2 \lambda_2^k x_2 + \dots + c_n \lambda_n^k x_n \rightarrow c_1 x_1 \quad \text{Steady Status.}$$

如果  $\lambda_1 = 1$ ，其它  $|\lambda_i| < 1$ ，则系统在  $k$  增大时，趋近于  $c_1 x_1$ ，达到稳定态。

这里特征向量  $x_1$  的每一个分量都为正。如果初始值为正，最终的状态也为正。

• Markov 矩阵始终有 1 这个特征值。

其每一列相加等于 1 保证了这个性质。

假设没有  $\lambda=1$ :  $A - I = \begin{bmatrix} -0.9 & .01 & .3 \\ .2 & -0.01 & .3 \\ .7 & 0 & -0.6 \end{bmatrix}$ . 因为每一列减去一个 1，又因为  $A$  的每列和为 1。所以  $A - I$  的每列和为 0，也就是

$A - I$  的行向量相加等于 0. 因此，行向量线性相关

$A - I$  是一个 singular matrix.

又  $A$  的特征向量在  $A - I$  的 Null Space 中。

$A x = \lambda x \Rightarrow (A - \lambda I)x = 0 \quad |A - \lambda I| = 0$ . 而  $A - I$  是对应特征值为 1 时， $|A - I| = 0$  成立那么其对应的特征向量就是在  $A - I$  的 Null Space 中。

$$(A - I)x = 0 \Rightarrow x = \begin{bmatrix} 0.6 \\ 33 \\ 0.7 \end{bmatrix}$$

转置矩阵的特征值: eigenvalue of  $A$  = eigenvalue of  $A^T$

根据性质 10.  $|A| = |A^T|$

$$\text{又 } (A - \lambda I)^T = A^T - \lambda I$$

$$\text{所以 } |A - \lambda I| = |A^T - \lambda I| = 0$$

如果  $\lambda$  是  $A$  的特征值则同时也是  $A^T$  的特征值。

但两者特征向量有区别。 $N(A - \lambda I) \neq N(A^T - \lambda I)$

应用: 研究人口流动。 $M_{k+1} = A M_k$   $A$ : Markov

$$\begin{bmatrix} M_{CA} \\ M_{MA} \end{bmatrix}_{t=k+1} = \begin{bmatrix} 0.9 & 0.2 \\ 0.1 & 0.8 \end{bmatrix}_A \begin{bmatrix} M_{CA} \\ M_{MA} \end{bmatrix}_{t=k}$$

$M$  代表 CA 和 MA 的总人口, 每一列代表人口去留。 $\begin{bmatrix} 0.9 \\ 0.1 \end{bmatrix}$  代表 0.9 的 CA 的人留下, 0.1 到 MA。 $\begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.8 \end{bmatrix}$  代表 0.2 MA 的人去 CA, 0.8 的人留下。

$$M_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1000 \end{bmatrix}, \text{ 则经过一次迁徙 } M_1 = \begin{bmatrix} 0.9 & 0.2 \\ 0.1 & 0.8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1000 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 200 \\ 800 \end{bmatrix}$$

因为  $A$  是 Markov Matrix, 有一个  $\lambda = 1$ . 则另一个是 0.7

$$x_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad x_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}。 \text{ 从 } \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} \text{ 可知, 稳态是 } c_1 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

$$\text{通解是 } M_k = c_1 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + c_2 (0.7)^k \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$2c_1 + c_1 = 1000 \Rightarrow c_1 = \frac{1000}{3}$$

$$c_2 = \frac{2000}{3}$$