作者	生姜 DrGinger
脚本	生姜 DrGinger
视频	崔崔 CuiCui
开源学习资源	https://github.com/Visualize-ML
平台	https://www.youtube.com/@DrGinger_Jiang https://space.bilibili.com/3546865719052873 https://space.bilibili.com/513194466

15.3 转移矩阵



本节你将掌握的核心技能:

- ▶ 转移矩阵的每个元素代表转移概率。
- ▶ 转移矩阵每一列元素之和为1。
- ▶ 转移矩阵的幂和状态向量的乘法,推导任意天数后天气状态。
- ▶ 经过多次天气转移,状态向量趋于一个固定概率分布,称为稳态。
- ▶ 转移矩阵特征值为 1 的 (归一化) 特征向量对应稳态。



三个天气状态

如图1所示,某一个地区的天气只有三种状态——晴天、阴天和雨天。

而下一天天气状态仅仅依赖于当前天气:

- 如果当前为晴天,下一天 70%可能性为晴天,25%可能性为阴天,5%可能性为雨天。
- ◀ 如果当前为阴天,下一天 45% 可能性为晴天,30% 可能性还是阴天,25% 可能性为雨天。
- ◀ 如果当前为雨天,下一天 55% 可能性为晴天,30% 可能性为阴天,15% 可能性还是雨天。

观察图1, 这实际上就是一幅有权有向图。

每个节点代表一种天气状态,每条有向边代表天气状态之间的转换;有向边的权重则代表概率值。

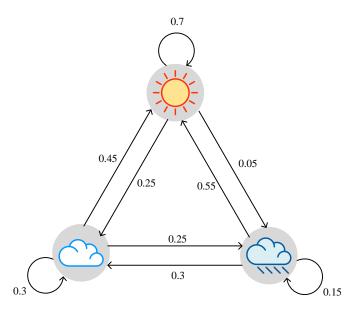


图 1. 三个天气状态相互转换

邻接矩阵

根据上一节内容,我们可以很容易得到图1这幅有向图的邻接矩阵 A

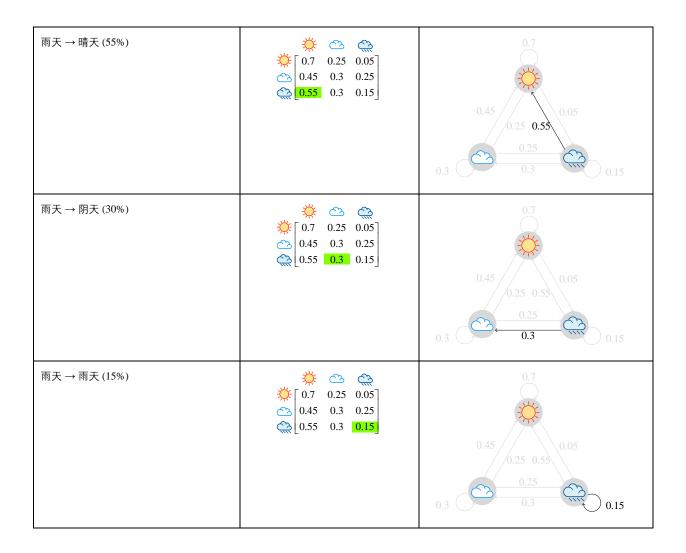
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.25 & 0.05 \\ 0.45 & 0.3 & 0.25 \\ 0.55 & 0.3 & 0.15 \end{bmatrix} \tag{1}$$

▲ 注意,这个邻接矩阵的每一行之和为 1;每一行表示从当前节点出发,跳到其他节点的概率分布。

表 1. 邻接矩阵 A 每个元素的含义

转换	邻接矩阵 A 元素	有向边
晴天 → 晴天 (70%)	0.7 0.25 0.05 0.45 0.3 0.25 0.55 0.3 0.15	0.7 0.45 0.25 0.25 0.3 0.15

	<u></u>	,
晴天 → 阴天 (25%)	0.45 0.3 0.25 0.55 0.3 0.15	0.45 0.25 0.55 0.25 0.3 0.15
晴天 → 雨天 (5%)	0.45 0.3 0.25 0.55 0.3 0.15	0.45 0.25 0.25 0.25 0.3 0.15
阴天 → 晴天 (45%)	0.45 0.3 0.25 0.05 0.55 0.3 0.15	0.45 0.25 0.55 0.25 0.3 0.15
阴天 → 阴天 (30%)	0.7 0.25 0.05 0.45 0.3 0.25 0.55 0.3 0.15	0.45 0.25 0.25 0.25 0.3 0.15
阴天 → 雨天 (25%)	Image: Control of the control of t	0.7 0.45 0.25 0.25 0.3 0.05 0.05 0.05



天气状态转换

如果当前的天气为晴天,对应行向量 [1 0 0],下一天各种天气状态概率可以通过以下矩阵乘法得到

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} @ \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0.7 & 0.25 & 0.05 \\ 0.45 & 0.3 & 0.25 \\ 0.55 & 0.3 & 0.15 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.25 & 0.05 \end{bmatrix}$$
 (2)

上述乘法相当于提取邻接矩阵A的第一行。

类似地,如果当前的天气为阴天,对应 $\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$,下一天各种天气状态概率可以通过以下矩阵乘法得到

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} @ A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0.7 & 0.25 & 0.05 \\ 0.45 & 0.3 & 0.25 \\ 0.55 & 0.3 & 0.15 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.45 & 0.3 & 0.25 \end{bmatrix}$$
(3)

同理,下式代表当前雨天 [0 0 1] 时,下一天各种天气状态的概率

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} @ \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0.7 & 0.25 & 0.05 \\ 0.45 & 0.3 & 0.25 \\ 0.55 & 0.3 & 0.15 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.55 & 0.3 & 0.15 \end{bmatrix}$$
 (4)

本PDF文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。

版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。

代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML

本书配套微课视频均发布在 B 站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

欢迎大家批评指教,本书专属邮箱: jiang.visualize.ml@gmail.com

转移矩阵

(2)、(3)、(4) 三个式子显然不是我们常见的矩阵乘法形式,它们转置之后就变成了我们熟悉的样式。 比如,转置之后得到(2)

$$\mathbf{A}^{\mathrm{T}} @ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 \\ 0.25 \\ 0.05 \end{bmatrix}$$
 (5)

我们给邻接矩阵的转置 A^T一个名字——转移矩阵 (transition matrix, left stochastic matrix, Markov matrix) **T**. 即

$$T = A^{\mathrm{T}} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix}$$
 (6)

这样,转移矩阵T的每一列之和为1。

▲ 注意,一些文献资料用 (6) 的转置 (每一行元素之和为 1) 作为转移矩阵,这种转移矩阵叫 right stochastic matrix; 状态向量为行向量, 矩阵乘法需要转置。

用状态向量 (state vector) x_i 表示当前天气, x_{i+1} 表示下一天天气。

 \triangle 注意,状态向量 x 的元素之和为 1。

如图2所示, 当前为晴天, 下一天各种天气状态的概率, 可以写成矩阵乘法

$$T @ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 \\ 0.25 \\ 0.05 \end{bmatrix}$$

$$(7)$$

上式相当于提取了转移矩阵T的第一列。

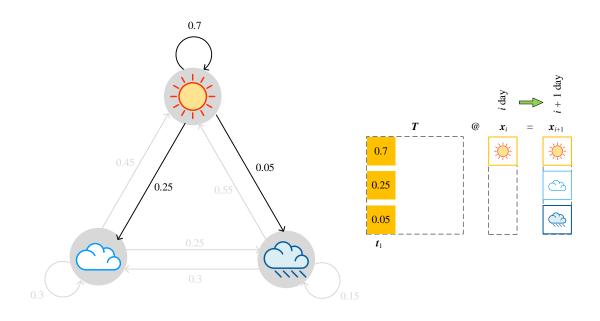


图 2. 上一天为晴天, 转换为第二天天气状态

如图 3 所示,当前为阴天,下一天各种天气状态的概率,可以写成矩阵乘法

$$T @ \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.45 \\ 0.3 \\ 0.25 \end{bmatrix}$$
(8)

上式相当于提取了转移矩阵 T 的第二列。

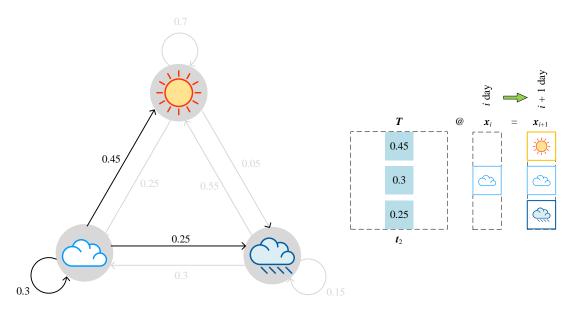


图 3. 上一天为阴天,转换为第二天天气状态

如图4所示, 当前为雨天, 下一天各种天气状态的概率, 可以写成矩阵乘法

$$T @ \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.55 \\ 0.3 \\ 0.15 \end{bmatrix}$$
(9)

上式相当于提取了转移矩阵T的第二列。

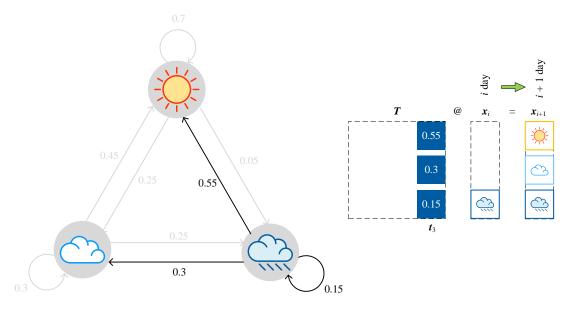


图 4. 上一天为雨天,转换为第二天天气状态

如图 5 所示,转移矩阵 T、当前天气状态 x_i 和下一天天气状态 x_{i+1} 三者关系如下

$$\boldsymbol{x}_{i+1} = \boldsymbol{T}\boldsymbol{x}_i \tag{10}$$

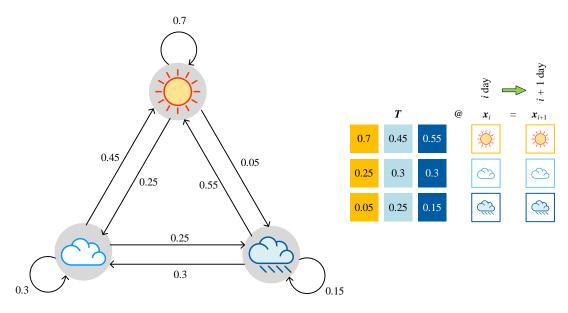


图 5. 天气状态有向图的转移矩阵

转移矩阵行向量

从行向量角度看转换矩阵 T, 我们可以得到图 6、图 7 和图 8 三幅图像。

图 6 所示为当前三种天气状态转换成下一天晴天概率的运算。

请大家自行分析图7、图8。

本 PDF 文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。

代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML

本书配套微课视频均发布在 B 站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

欢迎大家批评指教,本书专属邮箱: jiang.visualize.ml@gmail.com

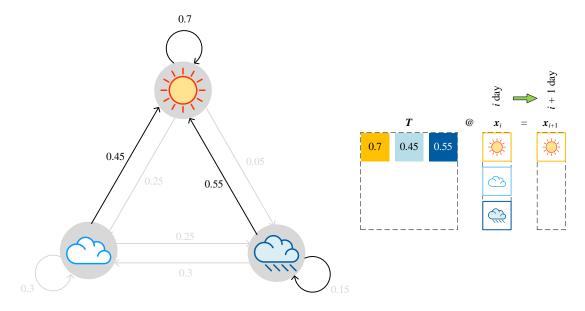


图 6. 当前三种天气状态转换成下一天晴天的运算

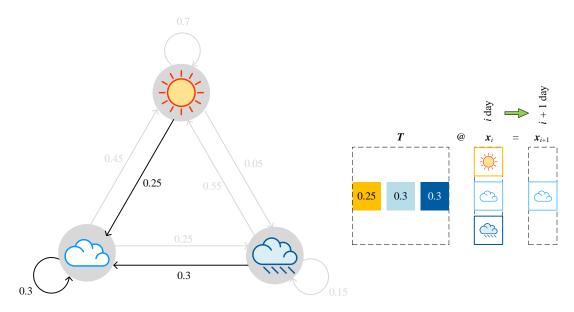


图 7. 当前三种天气状态转换成下一天阴天的运算

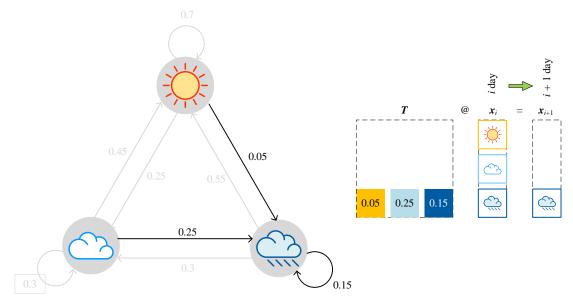


图 8. 当前三种天气状态转换成下一天雨天的运算

稳态

如果当前天气状况为晴天,经过1天后,天气的状态向量为

$$\boldsymbol{x}_{i+1} = \boldsymbol{T} @ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 \\ 0.25 \\ 0.05 \end{bmatrix}$$
(11)

经过2天后,天气状态为

$$\boldsymbol{x}_{i+2} = \boldsymbol{T} @ \boldsymbol{x}_{i+1} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0.7 \\ 0.25 \\ 0.05 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.63 \\ 0.265 \\ 0.105 \end{bmatrix}$$
(12)

经过3天后,天气状态为

$$\mathbf{x}_{i+3} = \mathbf{T} @ \mathbf{x}_{i+2} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0.63 \\ 0.265 \\ 0.105 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.618 \\ 0.2685 \\ 0.1135 \end{bmatrix}$$
(13)

经过4天后,天气状态为

$$\mathbf{x}_{i+3} = \mathbf{T} @ \mathbf{x}_{i+2} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0.618 \\ 0.2685 \\ 0.1135 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.61585 \\ 0.2691 \\ 0.11505 \end{bmatrix}$$
(14)

经过4天后,天气状态为

$$\boldsymbol{x}_{i+3} = \boldsymbol{T} @ \boldsymbol{x}_{i+2} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.45 & 0.55 \\ 0.25 & 0.3 & 0.3 \\ 0.05 & 0.25 & 0.15 \end{bmatrix} @ \begin{bmatrix} 0.61585 \\ 0.2691 \\ 0.11505 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.6154675 \\ 0.2692075 \\ 0.115325 \end{bmatrix}$$
(15)

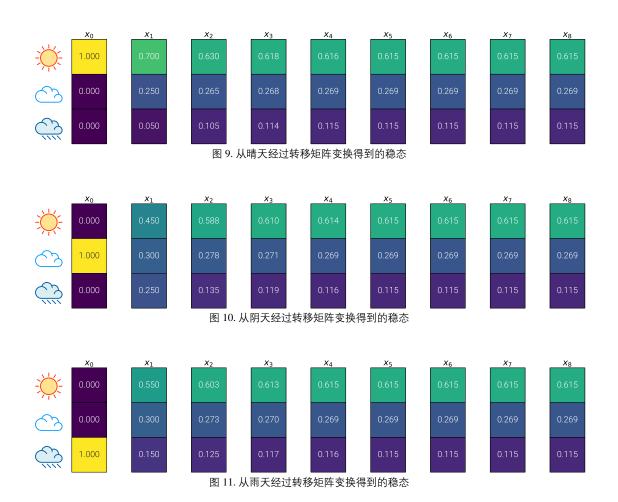
如图 9 所示,经过若干天后,天气状态向量 x 似乎趋于稳定,即

本 PDF 文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。 代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML 本书配套微课视频均发布在 B 站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

$$x = Tx \tag{16}$$

上式告诉我们,转移矩阵存在一个特征值为 1,对应的特征向量就是上式中的 x——一种稳定状态。我们管这个 x 叫做稳态 (steady state, stationary probability vector)。

? 请大家自行分析图10、图11。



这个特别像上一节的传球问题。只不过问题从路径变成了概率值,而且每个节点增加了自环。

特征值分解

对转移矩阵 T 特征值分解

$$T = \begin{bmatrix} -0.902 & -0.791 & -0.289 \\ -0.395 & 0.222 & -0.516 \\ -0.169 & 0.569 & 0.805 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & & & \\ 0.178 & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & & \\ & & & \\ & & & & \\ & & & \\ & & & & \\ & &$$

上式仅保留小数点后三位数字。

特征值为1对应的特征向量为

$$\mathbf{v}_{1} = \begin{bmatrix} -0.902 \\ -0.395 \\ -0.169 \end{bmatrix} \tag{18}$$

由于稳态向量元素均为整数,且元素之和为1,对上述特征向量调整得到

$$\mathbf{x}_{\text{steady}} = \begin{bmatrix} 0.615\\ 0.269\\ 0.115 \end{bmatrix} \tag{19}$$

结果仅保留三位小数。

⚠ 注意向量单位化不同于向量归一化。向量单位化之后,向量的 L2 范数为 1; 向量归一化后,向量元素之和为 1。

这意味着,不管今天晴天、阴天、雨天的概率如何,过了一段时间之后,不管今天是什么天气,天气概率都趋向一个固定比例。



请大家用 DeepSeek/ChatGPT 等工具完成本节如下习题。

Q1. 请计算如下转移矩阵的特征值分解,并计算稳态向量。

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.2 \\ 0.3 & 0.8 \end{bmatrix}$$

Q2. 给定不同初始状态向量如下,以 **Q1** 转移矩阵完成线性变换,请分别计算这些状态分别迭代 10 次之后的状态向量

$$\mathbf{x}_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$x_0 = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}$$

Q3. 请用 NetworkX 构造、并可视化图1 这幅有向图,编程计算其邻接矩阵、度矩阵。