

# Markov Chains

Gamaliel Moreno Chávez

MCPI

Ago-Dic  
2020

# Introducción

¿cuál es la característica principal de un procesos Markoviano?

# Estados y transiciones

## Cadenas de Markov

- Secuencia de paso o intentos discretos numerados por  $n = 0, 1, 2, \dots$
- El resultado de  $n$ -th intento es la variable aleatoria  $X_n$
- $X_0$  es la posición inicial de proceso. Esta variable aleatoria puede tomar valores  $i = 1, 2, \dots, m$
- El resultado actual es llamado estado del sistema y se denota como  $E_i (i = 1, 2, \dots, m)$

---

<sup>1</sup>La caminata aleatoria es un caso especial de un proceso más general, el de Markov .

# Estados y transiciones

## Cadenas de Markov

Si la v.a.s  $X_{n-1} = i$  y  $X_n = j$ , entonces el sistema ha realizado un transición  $E_i \rightarrow E_j$ , esto es, una transición del estado  $E_i$  al estado  $E_j$  en el intento  $n$ -th.

Notese que  $i$  puede ser igual que  $j$ , las transiciones al mismo estado son posibles. La asignación de potabilidades a las transiciones de  $E_i \rightarrow E_j$  es conocida como cadena

# Cadenas de Markov

Las cadenas de Markov tiene la propiedad de que la probabilidad de que  $X_n = j$  depende solamente del estado previo del sistema. Formalmente, esto significa que no necesitamos más información en cada paso que, para cada  $i$  y  $j$ .

$$P\{X_n = j | X_{n-1} = i\} = P\{X_n = j | X_{n-1} = i, X_{n-1} = K_{n-1}, \\ X_{n-2} = K_{n-2}, \dots, X_1 = K_1\}$$

lo que significa que la probabilidad  $X_n = j$  dado  $X_{n-1} = i$ : es independiente de los valores  $X_{n-2}, X_{n-3}, \dots, X_1$ .

# Cadenas de Markov

## Conceptos básicos

- Probabilidad de transición
- Probabilidad estacionaria o absoluta
- Probabilidad de transición en  $n$  pasos

# Probabilidades de transición

Para una cadena de Markov finita con  $m$  estados  $E_1, E_2, \dots, E_m$ , tenemos

$$p_{ij} = P\{X_n = j | X_{n-1} = i\},$$

donde  $i, j = 1, 2, \dots, m$  representan las probabilidades de transición del estado  $E_i$  al  $E_j$ . Las probabilidades  $p_{ij}$  son conocidas y cumplen

$$p_{ij} \geq 0, \quad \sum_{j=1}^m p_{ij} = 1$$

para cada  $i = 1, 2, \dots, m$ .

# Probabilidades de transición

Si  $p_{ij} > 0$ , entonces decimos que el estado  $E_i$  puede comunicarse con  $E_j$ , la comunicación es bidireccional si además  $p_{ji} > 0$ .

Notese que para cada  $i$  fijo, la lista  $\{p_{ij}\}$  es una distribución de probabilidad, ya que en cualquier paso de los resultados  $E_1, E_2, \dots, E_m$  debe ocurrir: los estados  $E_i, (i = 1, 2, \dots, m)$ .



# Probabilidades de transición

Las probabilidades de transición forman un arreglo de  $m \times m$  el cual puede ser representado por una matriz de transición  $T$

$$T = [p_{i,j}] = \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1m} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{m1} & p_{m2} & \cdots & p_{mm} \end{bmatrix} \quad (1)$$

Notese que cada renglón de  $T$  es una distribución de probabilidad. Cualquier matriz cuadrada para la cual  $p_{ij} \geq 0$ ,  $\sum_{j=1}^m p_{ij} = 1$  se dice que es un renglón estocástico.

# Probabilidades de transición

**Example 4.1.** *The matrices  $A = [a_{ij}]$  and  $B = [b_{ij}]$  are  $m \times m$  row-stochastic matrices. Show that  $C = AB$  is also row-stochastic.*

By the multiplication rule for matrices

$$C = AB = [a_{ij}][b_{ij}] = \left[ \sum_{k=1}^m a_{ik} b_{kj} \right].$$

Hence  $c_{ij}$ , the general element of  $C$ , is given by

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^m a_{ik} b_{kj}.$$

Since  $a_{ij} \geq 0$  and  $b_{ij} \geq 0$  for all  $i, j = 1, 2, \dots, m$ , it follows that  $c_{ij} \geq 0$ . Also

$$\sum_{j=1}^m c_{ij} = \sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^m a_{ik} b_{kj} = \sum_{k=1}^m a_{ik} \sum_{j=1}^m b_{kj} = \sum_{k=1}^m a_{ik} \cdot 1 = 1,$$

since  $\sum_{j=1}^m b_{kj} = 1$  and  $\sum_{k=1}^m a_{ik} = 1$ .

# Probabilidad estacionaria o absoluta

Otra probabilidad de interés es la del el resultado  $E_j$  después de  $n$  pasos, dada una distribución de probabilidad inicial  $\{p_i^{(0)}\}$ . Donde  $p_i^{(0)}$  es la probabilidad que inicialmente el sistema ocupe el estado  $E_i$ . Seguro  $\sum_{i=1}^m p_i^{(0)} = 1$ . Sea  $p_j^{(1)}$  la probabilidad de que  $E_j$  sea ocupado después de un paso. Por la ley de probabilidad total

$$p_j^{(1)} = \sum_{i=1}^m p_i^{(0)} p_{ij}$$

podemos expresar  $p^{(0)}$  y  $p^{(1)}$  esto como dos vectores

$$\mathbf{p}^{(0)} = \left[ p_1^{(0)} p_2^{(0)} \dots p_m^{(0)} \right]$$

$$\mathbf{p}^{(1)} = \left[ p_1^{(1)} p_2^{(1)} \dots p_m^{(1)} \right]$$

# Probabilidad estacionaria o absoluta

La expresión  $p_j^{(1)} = \sum_{i=1}^m p_i^{(0)} p_{ij}$  puede ser representada como un producto matricial

$$\mathbf{p}^{(1)} = \begin{bmatrix} p_j^{(1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^m p_i^{(0)} p_{ij} \end{bmatrix} = \mathbf{p}^{(0)} T$$

# Probabilidad estacionaria o absoluta

Sí  $p^{(2)}$  es la distribución después de dos pasos, entonces

$$\mathbf{p}^{(2)} = \mathbf{p}^{(1)} T = \mathbf{p}^{(0)} T T = \mathbf{p}^{(0)} T^2$$

por lo tanto después de  $n$  pasos de repetir el proceso tenemos

$$\mathbf{p}^{(n)} = \mathbf{p}^{(n-1)} T = \mathbf{p}^{(0)} T^n$$

donde

$$\mathbf{p}^{(n)} = \left[ p_1^{(n)} p_2^{(n)} \dots p_m^{(n)} \right]$$

Más generalmente

$$\mathbf{p}^{(n+r)} = \mathbf{p}^{(r)} T^n$$

# Probabilidad estacionaria o absoluta

En  $\mathbf{p}^{(n)} = [p_1^{(n)} p_2^{(n)} \dots p_m^{(n)}]$ , el término  $p_j^{(n)}$  es la probabilidad absoluta o no condicional del resultado  $E_j$  en el paso  $n - th$  dada la distribución inicial  $p^0$ , esto es,  $P\{X_n = j\} = p_j^{(n)}$ . Notese que

$$\sum_{j=1}^m p_j^{(n)} = 1$$

# Probabilidad estacionaria o absoluta

Ejercicio. En una cadena de Markov triestado,  $E_1, E_2, E_3$ , cuyo inicio de la cadena es  $E_2$  de tal manera que la  $\mathbf{p}^{(0)} = [0, 1, 0]$ . Encuentre la probabilidad absoluta  $\mathbf{p}^{(3)}$  si matriz de transición es

$$T = \begin{bmatrix} 1/2 & 1/4 & 1/4 \\ 0 & 1/2 & 1/2 \\ 3/4 & 1/4 & 0 \end{bmatrix} \quad (2)$$

# Probabilidad de transición en el paso- $n$ $p_{ij}^{(n)}$

Ahora definimos  $p_{ij}^{(n)}$  como la probabilidad de que la cadena esté en el estado  $E_j$  después de  $n$  pasos dado que la cadena comenzó en el estado  $E_i$ . Las probabilidades de transición del primer paso  $p_{ij} = p_{ij}^{(1)}$  son simplemente los elementos de la matriz de transición  $T$ . Si tenemos la intención de encontrar una fórmula para  $p_{ij}^{(n)}$ . Ahora, por definición,

$$p_{ij}^{(n)} = P(X_n = j | X_0 = i)$$

también

$$p_{ij}^{(n)} = \sum_{k=1}^m P(X_n = j, X_{n-1} = k | X_0 = i)$$

para  $n \geq 2$  ya que la cadena debe haber pasado por uno de todos los  $m$  estados posibles en el paso  $n - 1$ .



# Probabilidad de transición en el paso- $n$ $p_{ij}^{(n)}$

Ahora definimos  $p_{ij}^{(n)}$  como la probabilidad de que la cadena esté en el estado  $E_j$  después de  $n$  pasos dado que la cadena comenzó en el estado  $E_i$ . Las probabilidades de transición del primer paso  $p_{ij} = p_{ij}^{(1)}$  son simplemente los elementos de la matriz de transición  $T$ . Si tenemos la intención de encontrar una fórmula para  $p_{ij}^{(n)}$ . Ahora, por definición,

$$p_{ij}^{(n)} = P(X_n = j | X_0 = i)$$

también

$$p_{ij}^{(n)} = \sum_{k=1}^m P(X_n = j, X_{n-1} = k | X_0 = i)$$

para  $n \geq 2$  ya que la cadena debe haber pasado por uno de todos los  $m$  estados posibles en el paso  $n - 1$ .

# Probabilidad de transición en el paso- $n$ $p_{ij}^{(n)}$

Para tres eventos cualesquiera  $A$ ,  $B$ , y  $C$ , tenemos la siguiente identidad

$$P(A \cap B | C) = P(A | B \cap C)P(B | C)$$

Interpretando  $A$  como  $X_n = j$ ,  $B$  como  $X_{n-1} = k$ , and  $C$  as  $X_0 = i$ , queda como sigue

$$\begin{aligned} p_{ij}^{(n)} &= P(A \cap B | C) = P(X_n = j, X_{n-1} = k | X_0 = i) \\ &= \sum_{k=1}^m P(X_n = j | X_{n-1} = k, X_0 = i) P(X_{n-1} = k | X_0 = i) \\ &= \sum_{k=1}^m P(X_n = j | X_{n-1} = k) P(X_{n-1} = k | X_0 = i) \\ &= \sum_{k=1}^m p_{kj}^{(1)} p_{ik}^{n-1} \end{aligned}$$

# Probabilidad de transición en el paso- $n$ $p_{ij}^{(n)}$

Las ecuaciones anteriores son conocidas como las ecuaciones de Chapman-Kolmogorov. Poniendo  $n$  sucesivamente igual a 2, 3, ..., encontramos que las matrices tiene estos elementos, usando la regla del producto para matrices,

$$\left[ p_{ij}^{(2)} \right] = \left[ \sum_{k=1}^m p_{kj}^{(1)} p_{ki}^{(1)} \right] = T^2$$

$$\left[ p_{ij}^{(3)} \right] = \left[ \sum_{k=1}^m p_{kj}^{(2)} p_{ki}^{(1)} \right] = T^2 T = T^3$$

ya que  $p_{ij}^{(2)}$  son los elementos de  $T^2$  y así sucesivamente, la regla se generaliza a

$$\left[ p_{ij}^{(n)} \right] = T^n$$