

# Probabilidad Aplicada y Optimización

## Tarea

Rubén Pérez Palacios Lic. Computación Matemática  
Profesor: Dr. Daniel Hernández Hernández

16 de febrero de 2023

1. Sea  $y$  un estado de una cadena de Markov tal que  $\mathbb{P}_x [T_y \leq k] \geq \alpha > 0$  para toda  $x$  en el espacio de estados  $S$ . Se cumple

$$\mathbb{P}_x [T_y > nk] \leq (1 - \alpha)^n.$$

*Demostración.* Procederemos a demostrar por inducción matemática.

■ **Caso base:**  $n = 1$

Por definición  $\mathbb{P}_x [T_y \leq k] \geq \alpha > 0$ , luego al ser  $\mathbb{P}_x$  una medida de probabilidad se cumple que

$$1 - \mathbb{P}_x [T_y > k] \geq \alpha,$$

lo cual es si y sólo si

$$\mathbb{P}_x [T_y > k] \leq 1 - \alpha.$$

Por lo tanto concluimos que es cierto  $\mathbb{P}_x [T_y > nk] \leq (1 - \alpha)^n$  para  $n = 1$ .

■ **Hipotesis de Inducción:**

Se cumple para un  $m \in \mathbb{N}_0$  que

$$\mathbb{P}_x [T_y > mk] \leq (1 - \alpha)^m$$

■ **Paso de Inducción:**

Al ser  $\mathbb{P}_x$  una medida de probabilidad entonces

$$\mathbb{P}_x [T_y > (m + 1)k] = \mathbb{P}_x [X_1 \neq y, \dots, X_{km} \neq y, X_{km+1} \neq y, \dots, X_{(m+1)k} \neq y]$$

Por definición de  $T_y$

$$= \mathbb{P}_x [X_{km+1} \neq y, \dots, X_{(m+1)k} \neq y | X_1 \neq y, \dots, X_{km} \neq y]$$

$$\mathbb{P}_x [X_1 \neq y, \dots, X_{km} \neq y]$$

Por multiplicidad de probabilidad condicional

$$= \mathbb{P}_x [X_{km+1} \neq y, \dots, X_{(m+1)k} \neq y | X_{km} \neq y]$$

$$\mathbb{P}_x [X_1 \neq y, \dots, X_{km} \neq y]$$

Por pérdida de memoria de  $X$  al ser de Markov

$$\begin{aligned}
&= \mathbb{P}_x [X_2 \neq y, \dots, X_{k+1} \neq y | X_1 \neq y] \mathbb{P}_x [X_1 \neq y, \dots, X_{km} \neq y] \\
&\quad \text{Al ser homogéneo } X \\
&= \mathbb{P} [X_2 \neq y, \dots, X_{k+1} \neq y | X_0 = x, X_1 \neq y] \mathbb{P}_x [X_1 \neq y, \dots, X_{km} \neq y] \\
&\quad \text{Por definición de } \mathbb{P}_x \\
&= \mathbb{P} [X_2 \neq y, \dots, X_{k+1} \neq y | X_1 \neq y] \mathbb{P}_x [X_1 \neq y, \dots, X_{km} \neq y] \\
&\quad \text{Por pérdida de memoria de } X \text{ al ser de Markov} \\
&= \mathbb{P} [X_1 \neq y, \dots, X_k \neq y | X_0 \neq y] \mathbb{P}_x [X_1 \neq y, \dots, X_{km} \neq y] \\
&\quad \text{Al ser homogéneo } X \\
&\leq \mathbb{P}_x [X_1 \neq y, \dots, X_k \neq y | X_0 \neq y] (1 - \alpha)^m \\
&\leq (1 - \alpha)^{m+1}
\end{aligned}$$

Por Inducción Matemática concluimos que

$$\mathbb{P}_x [T_y > nk] \leq (1 - \alpha)^n.$$

□

2. Dada una matriz de transición  $Q$ , describa el conjunto de vectores propios por la izquierda asociados a sus correspondientes valores propios, mencionando sus características principales en el caso particular de que  $Q$  sea irreducible.

**Solución 1** – Puesto que el Teorema de Perron-Frobenius nos indica que para una matriz no negativa existe un valor propio por la izquierda  $r$  tal que es mayor o igual en valor absoluto a cualquier otro valor de ella y con el un vector propio por la izquierda con entradas no negativas, pero al ser  $Q$  irreducible entonces  $Q$  tiene un vector propio  $q$  por la izquierda con entradas no negativas. Multiplicando a  $q$  por el inverso de la suma de sus entradas obtenemos  $p$ . Con esto aseguramos que es una distribución y además por construcción cumple que  $pQ = p$ . Al tener  $p$  todas sus entradas positivas entonces es posible llegar a todos los estados, es decir todos los estados son recurrentes (como lo es en una matriz irreducible).

3. Cuando el orden de la matriz de transición  $Q$  no es grande, la ecuación lineal que da lugar a la búsqueda de las distribuciones estacionarias se puede realizar de manera rápida. Sin embargo, en caso de que el orden sea grande, proponga un método computacional para calcular tales distribuciones, y analice su tasa de convergencia.

**Solución 2** – Si quisieramos calcular el valor propio  $p$ , puesto que este cumple que  $pQ = p$ , y que la suma de sus entradas es 1, este puede ser planteado como una ecuación lineal y resolverla con el método de Gauss-Jordan. El problema con ello es que el cálculo de esto puede ser algo tardado ya que la complejidad computacional del algoritmo es  $O(N)$  con  $N$  la dimensión.

Ahora tenemos dos opciones calcular este mediante el cálculo de sus valores propios, lo cual sabemos que se puede o simulando.