

CADEIAS DE MARKOV - TRABALHO 1

Willian Meira Schlichta - GRR20159077

5 de agosto de 2020

Exercício 01. Uma matriz de transição para o número de linhas telefônicas ocupadas. Suponha que o número de linhas usadas nos tempos 1, 2, ... formem uma Cadeia de Markov com matriz de probabilidades de transição estacionária. Essa cadeia possui seis estados possíveis 0, 1, ..., 5, onde i é o estado no qual exatamente i linhas estão sendo usadas em um determinado momento ($i=0,1,\dots,5$). Suponha que a matriz de transição Γ seja a seguinte:

$$\Gamma = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0.1 & 0.4 & 0.2 & 0.1 & 0.1 & 0.1 \\ 0.2 & 0.3 & 0.2 & 0.1 & 0.1 & 0.1 \\ 0.1 & 0.2 & 0.3 & 0.2 & 0.1 & 0.1 \\ 0.1 & 0.1 & 0.2 & 0.3 & 0.2 & 0.1 \\ 0.1 & 0.1 & 0.1 & 0.2 & 0.3 & 0.2 \\ 0.1 & 0.1 & 0.1 & 0.1 & 0.4 & 0.2 \end{pmatrix} \end{matrix}.$$

- (a) Supondo que todas as cinco linhas estejam em uso em um determinado momento de observação, determinar a probabilidade de que exatamente quatro linhas serão usadas no próximo tempo de observação.

$$P(C_{n+1} = 4/C_n = 5) = 0,4 = 40$$

- (b) Supondo que nenhuma linha esteja em uso em um determinado momento, determinar a probabilidade de que pelo menos uma linha esteja em uso no próximo momento de observação.

$$P(C_{n+1} \geq 1/C_n = 0) = 0,4 + 0,2 + 0,1 + 0,1 + 0,1 = 0,9 = 90$$

Exercício 02. Mostre que o seguinte processo auto-regressivo é um processo Markov: $C_n = \rho C_{n-1} + \xi_n$, e $C_0 = 0$, onde ξ_1, \dots, ξ_n são variáveis aleatórias independentes e igualmente distribuídas.

$$C_0 = 0$$

$$C_n = \rho C_{n-1} + \epsilon_n \text{ onde } \epsilon_n \text{ são variáveis aleatórias iid}$$

$$P(C_{n+1} = cn + 1/C_n = cn) = P(\rho C_n + \epsilon_{n+1} = cn + 1)P(C_n = cn)$$

$$\rho C_n + \epsilon_{n+1} = cn + 1 \rightarrow \epsilon_{n+1} = cn + 1 - \rho C_n$$

De $P(C_n = cn / C_1 = c_1, C_2 = c_2, C_n = cn)$

Observamos que:

$$C_1 = c_1 \rightarrow \epsilon_1 = C_1 - PC_0 = C_1 \quad C_2 = c_2 \rightarrow \epsilon_2 = C_2 - PC_1 \quad C_3 = c_3 \rightarrow \epsilon_3 = C_3 - PC_2$$

$$C_n = cn \rightarrow \epsilon_n = C_n - PC_{n-1}$$

Da fórmula de Bayez temos que $P(A/B) = P(A)$

Então:

$$P(\epsilon_{n+1} = C_{n+1} - P_{cn} / \epsilon_1 = C_1, \dots, \epsilon_n = cn - P_c - 1)$$

Como as variáveis ϵ_n são independentes, a equação acima pode reescrita como:

$$P(\epsilon_{n+1} = cn + 1 - P_{cn})$$

Como ϵ_n dependem somente do instante anterior, é uma cadeia de Markov

Exercício 05. Seja $\{\bar{C}_n\}$ a sequência de médias amostrais calculadas a partir de C_1, C_2, \dots , uma sequência de variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas, isto é, $\bar{C}_n = \frac{1}{n}(C_1 + C_2 + \dots + C_n)$.

(a) É $\{\bar{C}_n\}$ um processo de Markov?

Sim.

$$\delta = \delta'$$

$$*\delta = (n+1)\bar{C}_{n+1} - n\bar{C}_n$$

$$**\delta' = (n+1)\bar{C}_{n+1} - \sum_{k=1}^n C_k$$

$$\text{em que } \sum_{k=1}^n C_k = n\bar{C}_n$$

Com isso temos que:

$$(n+1)\bar{C}_{n+1} - n\bar{C}_n = (n+1)\bar{C}_{n+1} - \sum_{k=1}^n C_k$$

$$(n+1)\bar{C}_{n+1} - n\bar{C}_n = (n+1)\bar{C}_{n+1} - n\bar{C}_n$$

Logo temos que:

$$\delta = \delta'$$

(b) Se a resposta à primeira parte é sim, encontrar a probabilidade de transição

$$P(\bar{C}_{n+1} = y | \bar{C}_n = x).$$

$$\gamma_{xy} = P(\bar{C}_n = y | \bar{C}_{n-1} = x) = \frac{P([\bar{C}_n = y] \cap P([\bar{C}_{n-1} = x])}{P(\bar{C}_{n-1} = x)}$$

dado que $\bar{C}_n = \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^n C_i)$ temos:

$$\bar{C}_{n-1} = \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^n C_i) = x \rightarrow \sum_{i=1}^n C_i = (n-1)x$$

$$\bar{C}_n = \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^n C_i) \rightarrow \frac{1}{n} (C_n + \sum_{i=1}^{n-1} C_i)$$

Então:

$$\frac{P([\frac{1}{n} (C_n + \sum_{i=1}^{n-1} C_i) = y] \cap [\frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n-1} C_i) = x])}{P(\frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n-1} C_i) = x)}$$

$$\frac{P([\frac{1}{n} (C_n + (n-1)x) = y] \cap [\frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n-1} C_i) = x])}{P(\frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n-1} C_i) = x)}$$

$$\frac{P([C_n = ny - (n-1)x] \cap [\frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n-1} C_i) = x])}{P(\frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n-1} C_i) = x)}$$

sendo *iid*

$$\frac{P([C_n = ny - (n-1)x] \cdot P(\frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n-1} C_i) = x))}{P(\frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n-1} C_i) = x)}$$

$$P(C_{n+1} = y = ny - (n-1)x)$$

Exercício 19. Seja $\{C_n: n \geq 0\}$ uma Cadeia de Markov. Mostre que $P(C_0 = c + 0 | C_1 = c_1, \dots, C_n = c_n) = P(C_0 = c_0 | C_1 = c_1)$.

Para demonstrar, utilizaremos a notação de probabilidade condicional:

$$P(A_3 | A_1 \cap A_2) = P(A_3 | A_2)$$

$$P(A_3 | A_1 \cap A_2) = \frac{P(A_1 \cap A_2 \cap A_3)}{P(A_1 \cap A_2)}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{P(A_1 \cap A_3 | A_2) P(A_1)}{P(A_1 \cap A_2)} \\
&= \frac{P(A_3 | A_2) P(A_1 | A_2) P(A_2)}{P(A_1 \cap A_2)} \\
&= \frac{P(A_3 | A_2) P(A_1 \cap A_2)}{P(A_1 \cap A_2)} \\
&= P(A_3 | A_2)
\end{aligned}$$

Assim verificamos que tendo informação do estado atual, os estados passados não influem no próximo instante.