

# *Cadeias de Markov*



# Cadeias de Markov

É um tipo especial de processo estocástico, que satisfaz as seguintes condições:

- o parâmetro  $n$  é discreto (ex: tempo)
- o espaço de estados  $\mathbf{E}$  é discreto (coleção de estados possíveis)  $\mathbf{E}$  pode ser finito ou infinito e enumerável. Vamos considerar  $\mathbf{E}$  finito. As cadeias de Markov deste tipo são chamadas Cadeias de Markov Finitas.
- o estado inicial do processo ou o espaço de estados é conhecido.
- vale a propriedade markoviana e a de estacionariedade.

# Propriedade Markoviana

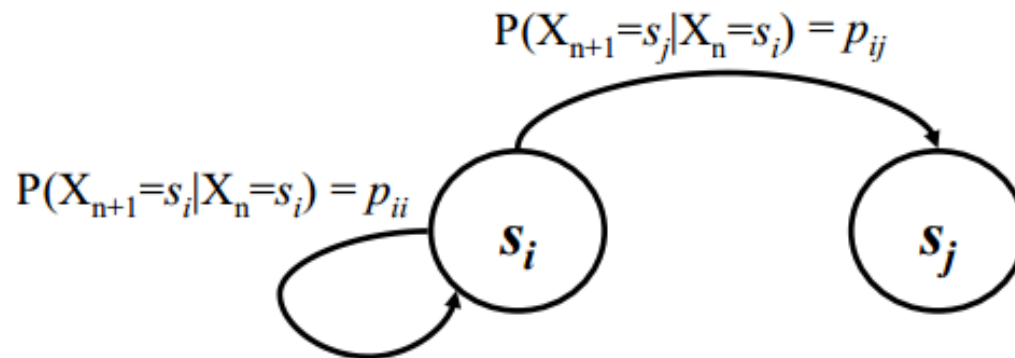
Para  $n = 1, 2, \dots$ , e qualquer seqüência de estados possíveis  $s_1, s_2, \dots, s_{n+1}$ , com  $X_n, X_{n-1}, \dots, X_1$  conhecidos:

$$\begin{aligned} P(X_{n+1} = s_{n+1} \mid X_1 = s_1, X_2 = s_2, \dots, X_n = s_n) &= \\ &= P(X_{n+1} = s_{n+1} \mid X_n = s_n) \end{aligned}$$

Em palavras:

- As probabilidades de todos os estados futuros  $X_j$  ( $j > n$ ) dependem somente do estado atual  $X_n$ , mas não dependem dos estados anteriores  $X_1, \dots, X_{n-1}$ .
- O estado “futuro” do sistema depende do “presente”, mas não depende do “passado”.

# Propriedade de Estacionariedade



- Probabilidades de transição:  $P(X_{n+1}=s_j|X_n=s_i)$
- Probabilidades de transição estacionárias:

$$P(X_{n+1} = s_j | X_n = s_i) = cte. = p_{ij} \quad n = 1, 2, \dots$$

- A cadeia de Markov é dita homogênea ou estacionária.

# Matriz de Transição

- Cadeia de Markov Finita e Estacionária K  
possíveis estados:  $s_1, s_2, \dots, s_k$

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} s_1 & s_2 & s_3 \end{matrix} \\ \begin{matrix} s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{matrix} & \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} & p_{13} \\ p_{21} & p_{22} & p_{23} \\ p_{31} & p_{32} & p_{33} \end{bmatrix} \end{matrix}$$
$$p_{ij} \geq 0$$
$$\sum_{j=1}^k p_{ij} = 1, \quad i = 1, \dots, k$$

# Equação de Chapman-Kolmogorov

Sejam:

- $P$  a matriz de transição de uma cadeia de Markov.
- O elemento  $p_{ij}^{(n)}$  da matriz  $P^{(n)}$  representa a probabilidade de que o processo, iniciado no estado  $s_i$ , estará no estado  $s_j$ , depois de  $n$  passos.
- $u$  um instante qualquer entre 0 e  $n$ .

$$p_{ij}^{(n)} = \sum_{r=1}^k p_{ir}^{(u)} \cdot p_{rj}^{(n-u)}, \quad 0 < u < n$$

ou, alternativamente:

$$p_{ij}^{(n)} = P(X_n = s_j \mid X_1 = s_i) = \sum_{r=1}^k p_{ir}^{(n-1)} p_{rj}, \quad n = 1, 2, \dots$$

# Vetor de Probabilidades Iniciais (a priori)

Em muitas situações, não conhecemos o estado da Cadeia de Markov no instante inicial.

Cadeia de Markov Finita e Estacionária  $k$  possíveis estados:  $s_1, s_2, \dots, s_k$

Para  $i=1, \dots, k$ :

$V_i$  = probabilidade de que o processo esteja no estado  $s_i$  no instante inicial

$$v_i \geq 0 \quad \text{e} \quad \sum_{i=1}^k v_i = 1$$

A qualquer vetor  $w = (w_1, \dots, w_k)$ , tal que  $w_i \geq 0$  e  $w_1 + w_2 + \dots + w_k = 1$  chamamos vetor de probabilidades.

O vetor  $v = (v_1, \dots, v_k)$  é chamado vetor de probabilidades iniciais, pois representa as probabilidades dos vários estados da cadeia no instante de início do processo.

Teorema:

- Seja  $P$  a matriz de transição de uma cadeia de Markov
- $\mathbf{v}$  o vetor de probabilidades iniciais.
- Então, a probabilidade de que o processo esteja no estado  $s_j$  depois de  $n$  passos é a  $j$ -ésima componente do vetor:

$$\mathbf{v}^{(n)} = \mathbf{v} \cdot P^n$$

onde:

$$\mathbf{v}^{(n)} = [v_1^{(n)} \ v_2^{(n)} \ \dots \ v_k^{(n)}]$$

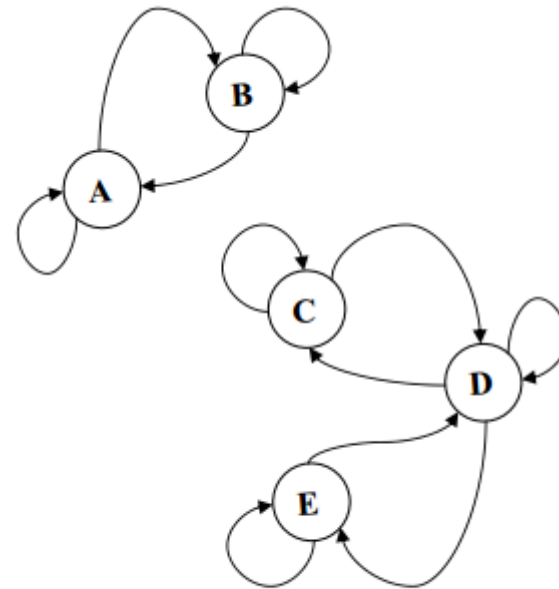
$$v_i^{(n)} = P(X_n = s_i)$$



# Classificação de Estados

A fim de ilustrar as próximas definições, vamos utilizar a Cadeia de Markov representada a seguir:

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D & E \end{matrix} \\ \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \\ E \end{matrix} & \begin{bmatrix} 0.4 & 0.6 & 0 & 0 & 0 \\ 0.5 & 0.5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.3 & 0.7 & 0 \\ 0 & 0 & 0.5 & 0.4 & 0.1 \\ 0 & 0 & 0 & 0.8 & 0.2 \end{bmatrix} \end{matrix}$$



# Definição: *Caminho*

Dados dois estados  $s_i$  e  $s_j$ , um caminho entre  $s_i$  e  $s_j$  é uma seqüência de transições que começam em  $s_i$  e terminam em  $s_j$ , tais que cada transição tem uma probabilidade positiva de ocorrência.

- Um estado  $s_j$  é **acessível** a partir do estado  $s_i$  se existe um caminho que liga  $s_i$  a  $s_j$ .
- Dois estados  $s_i$  e  $s_j$  são **comunicáveis** se  $s_j$  é acessível a partir de  $s_i$  e  $s_i$  é acessível a partir de  $s_j$ .

- Um conjunto de estados  $E$  em uma cadeia de Markov é uma classe se nenhum estado fora de  $E$  é acessível por qualquer estado em  $E$ .

Se a cadeia inteira é formada por uma única classe, isto é, todos os estados são comunicáveis, a cadeia é dita **irredutível**.

- Um estado  $s_i$  é absorvente se  $p_{ii} = 1$ .
- Um estado  $s_i$  é transiente se existe um estado  $s_j$  que é acessível a partir de  $s_i$ , mas o estado  $s_i$  não é acessível a partir de  $s_j$ .
- Se um estado não é transiente ele é recorrente.

- Um estado  $s_i$  é **periódico** com período  $T > 1$  se  $T$  é o menor número tal que todos os caminhos que levam do estado  $s_i$  de volta a  $s_i$  tem comprimento múltiplo de  $T$ . Se um estado recorrente não é periódico ele é **aperiódico**.
- Se todos os estados em uma Cadeia de Markov são **recorrentes, aperiódicos e comunicáveis** entre si, então a cadeia é dita **ergódica**.

# Referencias

- [Notas de aula, Ricardo Nogueira.](#)
- <http://www.mec.ita.br/>