

# Estatística de Redes Sociais

Antonio Galves

## **Módulo 3**

11a. aula

Um modelo de rede com pressão social sobre os atores

## Resumindo: modelo de rede com pressão social

- ▶ Nestes modelos temos um **conjunto grande de atores** que interagem entre si. Todos os atores se influenciam mutuamente.
- ▶ Cada ator emite ao longo do tempo opiniões sobre um **assunto** específico. Suas opiniões podem ser ou *a favor* ou *contra* uma determinada posição.
- ▶ Cada vez que um ator emite uma opinião, ele zera suas convicções e fica à escuta das reações do grupo.
- ▶ Cada nova opinião que o ator emitir será influenciada pela opinião majoritária do grupo, manifestada depois dele ter emitido a sua última opinião. É assim que modelamos a pressão social sobre cada ator.

## Recapitulando: modelo de rede com pressão social

- ▶  $A = \{1, 2, \dots, N\}$ : conjunto de atores.
- ▶  $\mathcal{O} = \{+1, -1\}$ : conjunto de opiniões possíveis.
- ▶  $o_n \in \mathcal{O}$ :  $n$ -ésima opinião omitida na rede.
- ▶  $A_n \in A$ : ator que emitiu a  $n$ -ésima opinião.
- ▶  $L_n^a$ : último instante em que o ator  $a$  emitiu opinião até o passo  $n$ .
- ▶  $L_n^a = \max(m \leq n : A_m = a)$ .
- ▶  $U_n(a)$ : pressão que a rede exerce sobre o ator  $a$  no instante  $n$ .
- ▶  $U_n(a) = \sum_{m=L_n^a+1}^n o_m$ .
- ▶  $U_n = (U_n^1(1), \dots, U_n^1(N))$ : pressões exercidas pelo grupo social sobre todos os atores no instante  $n$ .

## Recapitulando: modelo de rede com pressão social



$$\mathbb{P}(o_{n+1} = o, A_{n+1} = a \mid U_n) = \frac{e^{oU_n(a)}}{\sum_{b \in A} [e^{(+1)U_n(b)} + e^{(-1)U_n(b)}]}.$$



$$U_{n+1}(b) = \begin{cases} U_n(b) + o_{n+1} & , \text{ se } b \neq A_{n+1}, \\ 0 & , \text{ se } b = A_{n+1}. \end{cases}$$

# Em linguagem de gente



$$\mathbb{P}(o_{n+1} = o, A_{n+1} = a \mid U_n) = \frac{e^{oU_n(a)}}{\sum_{b \in A} [e^{(+1)U_n(b)} + e^{(-1)U_n(b)}]}.$$

- ▶ Essa probabilidade é proporcional a  $e^{oU_n(a)}$ .
- ▶  $e^{oU_n(a)}$  é grande se:
  - ▶  $o$  e  $U_n(a)$  forem ambos positivos ou ambos negativos;
  - ▶ e se o valor absoluto  $|U_n(a)|$  for grande.
- ▶ Ou seja, se a pressão social sentida pelo ator  $a$  for grande num certo sentido, o mais provável é que sua próxima opinião vá no mesmo sentido.
- ▶ Observe que o valor absoluto  $|U_n(a)|$  é grande se existir uma maioria de atores expressando opiniões no mesmo sentido, desde o instante  $L_n^a$ .

# A opinião da rede

- ▶ Nesse modelo, a opinião  $o_{n+1}$  é fortemente influenciada pelos valores de  $U_n$ .
- ▶ Com efeito, qualquer que seja o ator que se expresse, a opinião emitida será  $o$  com probabilidade

$$\sum_{b \in A} \mathbb{P}(o_{n+1} = o, A_{n+1} = b \mid U_n) = \frac{\sum_{b \in A} e^{oU_n(b)}}{\sum_{b \in A} [e^{(+1)U_n(b)} + e^{(-1)U_n(b)}]}.$$

- ▶ O ator  $A_{n+1}$  que a expressa é escolhido com grande probabilidade dentre os atores  $b$  que tem  $U_n(b)$  com o mesmo sentido de  $o$  e com grande valor absoluto de  $U_n(b)$ .

## Características da cadeia $(U_n)_{n \geq 0}$

- ▶  $(U_n)_{n \geq 0}$  é uma **cadeia de Markov** com memória de alcance 1.
- ▶ Isso significa que para todo  $n \geq 1$ , a lista  $U_n$  depende só de  $U_{n-1}$  e do **acaso**.
- ▶ Em outras palavras, para sortearmos  $U_n$  utilizamos só os valores da lista  $U_{n-1}$ .
- ▶ Mais formalmente, para todo  $n \geq 1$ , e para toda escolha de listas com  $N$  componentes inteiros  $z_0, z_1, \dots, z_n$ , temos

$$\mathbb{P}(U_n = z_n | U_{n-1} = z_{n-1}, \dots, U_0 = z_0) = \mathbb{P}(U_n = z_n | U_{n-1} = z_{n-1}).$$

# A propriedade de Markov em termos algorítmicos

- ▶ Em geral, a propriedade de Markov pode ser expressa em termos de um algoritmo para gerar a cadeia.
- ▶ O algoritmo tem a seguinte forma:
  1. Escolhemos o número de atores  $N \geq 1$ .
  2. Especificamos o conjunto  $\mathcal{S}_N$  de listas que a cadeia pode assumir.
  3. Definimos uma função  $f : \mathcal{S}_N \times [0, 1] \rightarrow \mathcal{S}_N$ .
  4. Inicialização: Escolhemos  $U_0$  em  $\mathcal{S}_N$  arbitrariamente.
  5. Para  $n \geq 1$  fazemos

$$U_n = f(U_{n-1}, \xi_n),$$

onde  $\xi_1, \xi_2, \dots$  são variáveis aleatórias independentes entre si e uniformemente distribuídas no intervalo  $[0, 1]$ .

- ▶ Em linguagem de gente,  $\xi_1, \xi_2, \dots$  são os números fornecidos por um gerador de números aleatórios.

- ▶ Qual o problema com o algoritmo de geração descrito nesse pseudo-código?
  1. Escolhemos o número de atores  $N \geq 1$ .
  2. Especificamos o conjunto  $\mathcal{S}_N$  de listas que a cadeia pode assumir.
  3. Definimos uma função  $f : \mathcal{S}_N \times [0, 1] \rightarrow \mathcal{S}_N$ .
  4. Escolhemos  $U_0$  em  $\mathcal{S}_N$  arbitrariamente.
  5. Para  $n \geq 1$  fazemos

$$U_n = f(U_{n-1}, \xi_n),$$

onde  $\xi_1, \xi_2, \dots$  são variáveis aleatórias independentes entre si e uniformemente distribuídas no intervalo  $[0, 1]$ .

# RESPOSTA

- ▶ O problema é que esse pseudo-código **rodará para sempre!**
- ▶ Precisamos especificar até quando o processo de geração de listas vai continuar.

# Exemplos

1. Escolhemos o número de atores  $N \geq 1$  e escolhemos  $T \geq 1$  o comprimento da amostra que queremos gerar.
2. Especificamos o conjunto  $\mathcal{S}_N$  de listas que a cadeia pode assumir.
3. Definimos uma função  $f : \mathcal{S}_N \times [0, 1] \rightarrow \mathcal{S}_N$ .
4. Escolhemos  $U_0$  em  $\mathcal{S}_N$  arbitrariamente.
5. Para  $n = 1, \dots, T$  fazemos

$$U_n = f(U_{n-1}, \xi_n).$$

# Exemplos

1. Escolhemos o número de atores  $N \geq 1$ .
2. Especificamos o conjunto  $\mathcal{S}_N$  de listas que a cadeia pode assumir e **especificamos um subconjunto de listas  $\mathcal{R} \subset \mathcal{S}_N$** .
3. Definimos uma função  $f : \mathcal{S}_N \times [0, 1] \rightarrow \mathcal{S}_N$ .
4. Escolhemos  $U_0$  em  $\mathcal{S}_N$  arbitrariamente.
5. Para  $n \geq 1$  fazemos:

5.1

$$U_n = f(U_{n-1}, \xi_n).$$

5.2 Se  $U_n \in \mathcal{R}$ , paramos o processo.

# Conservar na memória, imprimir e fazer estatísticas

- ▶ Obviamente falta ainda uma coisa prática. Conservar na memória as sucessivas listas  $U_0, U_1, \dots$  que estão sendo geradas.
- ▶ E fazer alguma coisa útil com elas: imprimi-las, fazer uma análise estatística da sequência, etc.

# QUIZ

- ▶ Lembramos as duas fórmulas centrais no modelo de rede social com pressão:



$$\mathbb{P}(o_{n+1} = o, A_{n+1} = a \mid U_n) = \frac{e^{oU_n(a)}}{\sum_{b \in A} [e^{(+1)U_n(b)} + e^{(-1)U_n(b)}]}.$$



$$U_{n+1}(b) = \begin{cases} U_n(b) + o_{n+1} & , \text{ se } b \neq A_{n+1}, \\ 0 & , \text{ se } b = A_{n+1}. \end{cases}$$

- ▶ Como podemos especificar o conjunto de listas  $\mathcal{S}_N$  onde as listas  $U_0, U_1, \dots$  assumem seus valores?

# RESPOSTA

- ▶  $\mathcal{S}_N \subseteq \mathbb{Z}^N$  com a seguinte restrição:
- ▶  $\mathcal{S}_N = \{(u(1), \dots, u(N)) \in \mathbb{Z}^N : u(i) = 0, \text{ para algum } i = 1, \dots, N\}$ .

# QUIZ

- ▶ O que acontece se, por inadvertência, escolhemos

$$U_0 = (U_0(1), \dots, U_0(N)),$$

tal que  $U_0(i) \neq 0$ , para todo  $i = 1, \dots, N$ ?

# RESPOSTA

- ▶ Se  $U_0 = (U_0(1), \dots, U_0(N))$  for escolhido com todas as componentes diferentes de 0, a dinâmica do processo se encarrega de corrigir esse engano:
- ▶  $U_1 \in \mathcal{S}_N, U_2 \in \mathcal{S}_N, \dots$

## As probabilidades de transição da cadeia $(U_n)_{n \geq 0}$

- ▶ Na teoria das cadeias de Markov, um papel importante é desempenhado pela matriz de probabilidades de transição da cadeia.
- ▶ Uma matriz de probabilidade de transição  $p$  para nosso modelo de rede social com pressão, é uma função

$$p : \mathcal{S}_N \times \mathcal{S}_N \rightarrow [0, 1]$$

assim definida:

- ▶ Para todo para  $u, v \in \mathcal{S}_N$ ,

$$p(v|u) = \mathbb{P}(U_n = v | U_{n-1} = u).$$

## Exercício de aquecimento

- ▶ Em um modelo com  $N = 3$  atores, atribua valores para  $p(v|u)$  onde  $u$  e  $v$  estão especificados abaixo.
  1.  $u = (0, 0, 0)$  e  $v = (0, +1, +1)$ .
  2.  $u = (0, 0, 0)$  e  $v = (0, -1, -1)$ .
  3.  $u = (0, 0, 0)$  e  $v = (0, +1, 0)$ .
  4.  $u = (1, -1, 0)$  e  $v = (0, 0, -1)$ .
- ▶ Que condições  $u$  e  $v$  tem que satisfazer para que  $p(v|u) \neq 0$ ?
- ▶ Dados  $z_0 = (0, 0, 0)$  e  $z_3 = (+1, -1, 0)$ , encontre  $z_1, z_2$  em  $\mathcal{S}_3$  tais que

$$\prod_{i=1}^3 p(z_i | z_{i-1}) > 0.$$

## Exercício básico sobre a cadeia $(U_n)_{n \geq 0}$

- ▶ É importante saber se uma cadeia de Markov é irredutível ou não.
- ▶ A definição de irredutibilidade é a seguinte:
- ▶ Se a cadeia assume valores no conjunto  $\mathcal{S}$  e tem  $p$  como matriz de probabilidades de transição, diremos que a cadeia é irredutível se, para quaisquer dois elementos  $u, v \in \mathcal{S}$  com  $u \neq v$ , existe  $k \geq 1$  e uma sequência  $z_0, \dots, z_k$  de elementos de  $\mathcal{S}$  tais que  $z_0 = u, z_k = v$  e

$$p(z_{i+1}|z_i) > 0, \text{ para todo } i = 1, \dots, k.$$

- ▶ Diga se a cadeia  $(U_n)_{n \geq 0}$  é irredutível em  $\mathcal{S}_N$ .

## Exercício de preparação para o desafio

- ▶ Seja  $Y$  uma variável aleatória assumindo valores em  $S = \{1, 2, 3\}$  e tendo a seguinte distribuição de probabilidades:
- ▶  $\mathbb{P}(Y = 1) = \mathbb{P}(Y = 2) = 1/6$  e  $\mathbb{P}(Y = 3) = 2/3$ .
- ▶ Queremos simular a variável aleatória  $Y$  a partir de um número aleatório  $\xi$  distribuído uniformemente em  $[0, 1]$ , isto é, queremos que

$$Y = f(\xi),$$

onde  $f : [0, 1] \rightarrow S$ .

- ▶ Como podemos construir essa função  $f$ ?

## Resposta

- ▶ Há muitas maneiras de definir  $f : [0, 1] \rightarrow \mathcal{S}$ . Por exemplo

$$f(r) = \begin{cases} 1, & \text{se } 0 \leq r < 1/6, \\ 2, & \text{se } 1/6 \leq r < 2/6, \\ 3, & \text{se } 2/6 \leq r \leq 1. \end{cases}$$

- ▶ Assim, se definirmos  $Y = f(\xi)$ ,

$$\mathbb{P}(Y = 1) = \mathbb{P}(0 \leq \xi < 1/6) = 1/6$$

$$\mathbb{P}(Y = 2) = \mathbb{P}(1/6 \leq \xi < 2/6) = 1/6$$

$$\mathbb{P}(Y = 3) = \mathbb{P}(2/6 \leq \xi \leq 1) = 2/3.$$

- ▶ No algoritmo para gerar a cadeia  $(U_n)_{n \geq 0}$ , um papel central é desempenhado pela função

$$f : \mathcal{S}_N \times [0, 1] \rightarrow \mathcal{S}_N$$

que, a partir de uma lista inicial arbitrária  $U_0$ , gera sucessivamente as listas  $U_1, U_2, \dots$ ,

$$U_n = f(U_{n-1}, \xi_n),$$

sendo  $\xi_1, \xi_2, \dots$  variáveis aleatórias independentes entre si uniformemente distribuídas em  $[0, 1]$ .

- ▶ **DESAFIO** : Como podemos construir essa função  $f$ ?

# Exercícios

1. Seja  $Y$  uma variável aleatória assumindo valores em  $\mathcal{S} = \{1, 2, 3\}$  e tendo a seguinte distribuição de probabilidades:  $\mathbb{P}(Y = 1) = \mathbb{P}(Y = 2) = 1/6$  e  $\mathbb{P}(Y = 3) = 2/3$ . Encontre uma outra função  $g : [0, 1] \rightarrow \mathcal{S}$ ,  $g \neq f$ , tal que seja possível gerar  $Y$  na forma  $Y = f(\xi)$ .
2. Seja  $p$  a matriz de probabilidade de transição para nosso modelo de rede social com pressão assumindo valores em  $\mathcal{S}_N$ :

$$p : \mathcal{S}_N \times \mathcal{S}_N \rightarrow [0, 1];$$

Para todo para  $u, v \in \mathcal{S}_N$ ,

$$p(v|u) = \mathbb{P}(U_n = v | U_{n-1} = u).$$

Que condição  $u, v \in \mathcal{S}_N$  tem que satisfazer para que  $p(v|u) > 0$ ?

# Exercícios

3. É importante saber se uma cadeia de Markov é irredutível ou não. A definição de irredutibilidade é a seguinte:

Se a cadeia assume valores no conjunto  $\mathcal{S}$  e tem  $p$  como matriz de probabilidades de transição, diremos que a cadeia é irredutível para quaisquer dois elementos  $u, v \in \mathcal{S}$  com  $u \neq v$ , existe  $k \geq 1$  e uma sequência  $z_0, \dots, z_k$  de elementos de  $\mathcal{S}$  tais que  $z_0 = u$ ,  $z_k = v$  e

$$p(z_{i+1}|z_i) > 0, \text{ para todo } i = 0, \dots, k-1.$$

Diga se a cadeia  $(U_n)_{n \geq 0}$  é irredutível em  $\mathcal{S}_N$ .