

27 de julho de 2021

# Introdução

Estes slides consistem em apresentar meus resultados preliminares para os seguintes problemas

① Primeiro Problema:

*Estudar “propriedades persistentes” de uma coleção de pontos oriundos de um Processo Pontual não estacionário;*

② Segundo Problema:

- *Avaliar o comportamento de um grafo de conversas referentes a COVID-19 no Twitter*
- *e estudar as “propriedades persistentes” de seu subgrafo formado pelas mensagens classificadas como Fake News;*

# Introdução

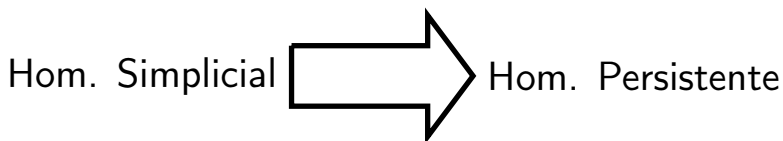
- O termo “**propriedades persistentes**” é destacado de propósito;
- De fato, este termo vem por causa da **Homologia Persistente**;
- E será objeto central de toda minha argumentação;
- Para isso, antes de prosseguirmos
- Precisamos entendê-la
- E criar intuição sobre a ferramenta central para nosso trabalho...

# O que é Homologia Persistente

- Como dito no slide anterior
- Por **propriedades persistente** nos referimos a todo e qualquer elemento do ramo da

## Homologia Persistente

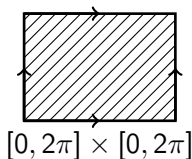
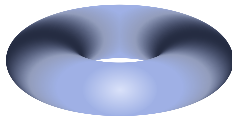
- Ramo este que se fundamenta fortemente na **Homologia Simplicial**



# O que é Homologia Persistente

## A Homologia Simplicial

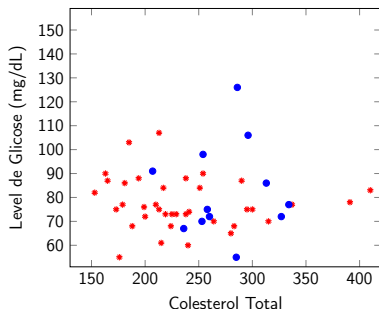
- Com um olhar mais ingênuo
- Para desenvolvermos intuição
- Pensaremos na **Homologia Simplicial** como
  - uma ferramenta capaz de detectar *certas propriedades geométricas* de um conjunto
  - Tais Propriedades Geométricas serão:  
componentes conexas ou “buracos”



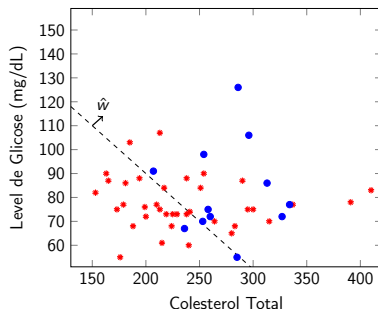
# O que é a Homologia Persistente

## Motivação

- Técnicas de análise estatística baseiam-se quase certamente em
  - Ajustar um hiperplano a uma amostra
  - Seguindo certos critérios de minimização



(a) Valores da amostra de 50 indivíduos.

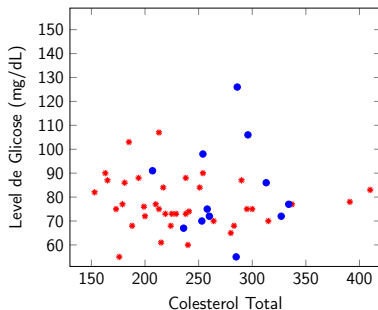


(b) Exemplo de hiperplano separando os pontos.

# O que é a Homologia Persistente

## Motivação

- Lado negativo destas técnicas:
  - 1 Propriedades locais da amostra são perdidos
  - 2 Em prol de se resolver um problema de minimização
- Observe-se como os pontos azuis estão mais distantes entre si;
- Se comparados aos pontos vermelhos;



# O que é a Homologia Persistente

## Motivação

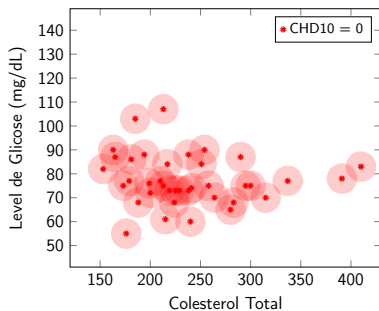
- **Observações**

- Seria legal incorporar propriedades locais no modelo de análise
- E também seria legal avaliar as características geométricas da amostra
- Motivados por estes pontos, as seguintes ideias parecem razoáveis
  - 1 Agrupar os pontos distantes entre si,  $d(x, y) \leq r$
  - 2 E aplicar a homologia simplicial nestes agrupamentos (simplexos)

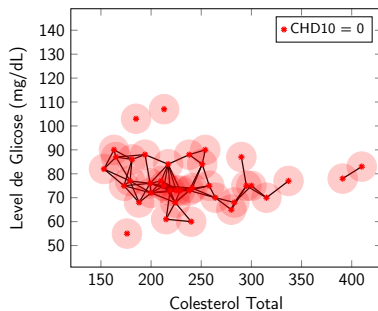


# O que é a Homologia Persistente

## Motivação



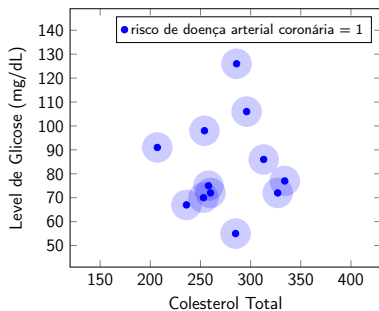
(c)



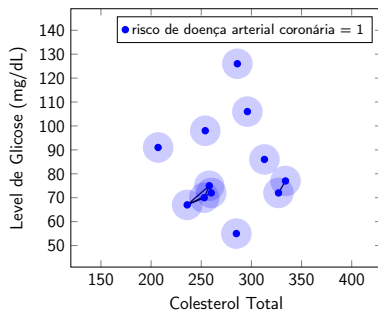
(d)

# O que é a Homologia Persistente

## Motivação



(e)



(f)

# O que é a Homologia Persistente

## Motivação

- Até agora tudo bem...
- Porém:  
Qual valor  $r$  usar para agrupar os pontos em função de suas distâncias  
$$d(x, y) \leq r???$$
- Aí que surge a



**Homologia Persistente**

# O que é a Homologia Persistente

## Finalmente, a Homologia Persistente

- Seja  $X$  um conjunto finito (a amostra);
- E  $X_r$  uma sequência indexada por  $r \in \mathbb{R}_{\geq 0}$ :

$$X_r = \{\sigma \subseteq X; x, y \in \sigma, d(x, y) \leq r\}$$

- Onde

$$X_0 \subseteq X_1 \subseteq X_2 \subseteq \dots$$

- Temos que

$\{X_r\}_{r \in \mathbb{R}_{\geq 0}}$  será chamada de filtração

- Da propriedade  $X_0 \subseteq X_1 \subseteq X_2 \subseteq \dots$
- A filtração nos garante o seguinte diagrama comutativo

# O que é a Homologia Persistente

Finalmente, a Homologia Persistente

$$\begin{array}{ccccccc}
 & \vdots & & \vdots & & \vdots & \\
 \cdots & \longrightarrow & H_2(X_a) & \xrightarrow{\iota_{*,2}^{a,b}} & H_2(X_b) & \xrightarrow{\iota_{*,2}^{b,c}} & H_2(X_c) \longrightarrow \cdots \\
 & & \downarrow \partial_2 & & \downarrow \partial_2 & & \downarrow \partial_2 \\
 \cdots & \longrightarrow & H_1(X_a) & \xrightarrow{\iota_{*,1}^{a,b}} & H_1(X_b) & \xrightarrow{\iota_{*,1}^{b,c}} & H_1(X_c) \longrightarrow \cdots \\
 & & \downarrow \partial_1 & & \downarrow \partial_1 & & \downarrow \partial_1 \\
 \cdots & \longrightarrow & H_0(X_a) & \xrightarrow{\iota_{*,0}^{a,b}} & H_0(X_b) & \xrightarrow{\iota_{*,0}^{b,c}} & H_0(X_c) \longrightarrow \cdots \\
 & & \downarrow \partial_0 & & \downarrow \partial_0 & & \downarrow \partial_0 \\
 & & (0) & & (0) & & (0) \\
 & \leq & a & \leq & b & \leq & c & \leq
 \end{array}$$

# O que é a Homologia Persistente

## Finalmente, a Homologia Persistente

- Considerando cada grupo de homologia um  $\mathbb{K}$ -espaço vetorial

### Definição

A **Homologia Persistente** de uma filtração  $\mathcal{F} = (X_r)_{r \in \mathbb{R}_{\geq 0}}$  é nada mais que a sequência de **módulos de persistência**  $H_p(\mathcal{F})$ , com  $p \in \mathbb{N} \cup \{0\}$

sendo que

### Definição

Um **módulo de persistência**  $H_p(\mathcal{F})$ , é a tupla

$$H_p(\mathcal{F}) = (H_p(X_r), (\iota_{*,p}^{r,r'} : H_p(X_r) \rightarrow H_p(X_{r'}))_{r,r' \in \mathbb{R}_{\geq 0}, r \leq r'}.$$

# O que é a Homologia Persistente

## Finalmente, a Homologia Persistente

- Seja  $H_p(\mathcal{F})$  um módulo de persistência de dimensão  $p$
- E  $\mathcal{F} = \{X_r\}_{r \in \mathbb{R}_{\geq 0}}$  uma filtração de um conjunto finito  $X$
- Então  $H_p(\mathcal{F})$  pode ser visto como o multiset

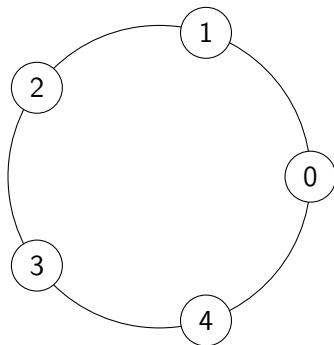
$$\{(b, d); b \leq d \in \mathbb{R}_{\geq 0}\} \subseteq \mathbb{R}^2$$

- onde  $(b, d) \in \mathbb{R}^2$  representa
  - $b \rightarrow$  o instante do surgimento de um *ciclo* em  $X_b$
  - $d \rightarrow$  o instante em que o *ciclo* se torna um *bordo* em  $X_d$

# O que é a Homologia Persistente

## Um exemplo

Consideremos o grafo não orientado



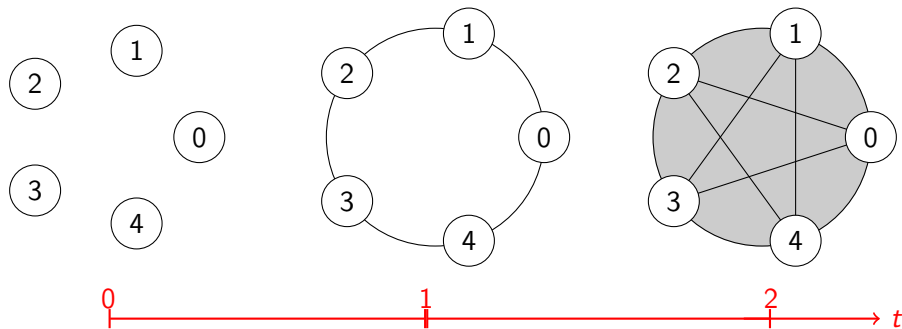
Munido da métrica do menor caminho entre vértices



# O que é a Homologia Persistente

## Um exemplo

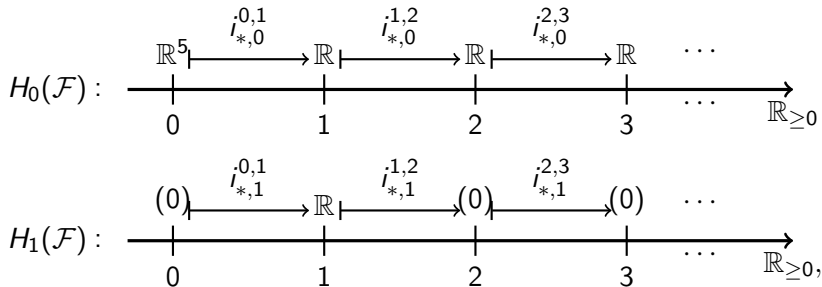
O qual admite a filtração



# O que é a Homologia Persistente

## Um exemplo

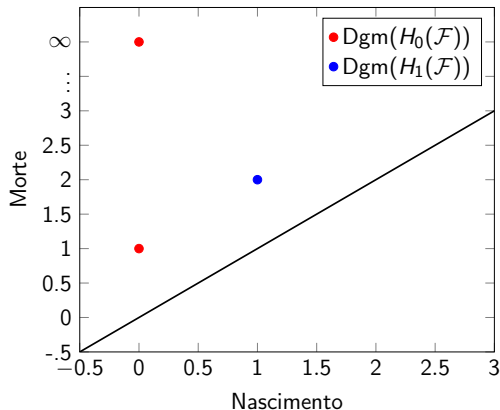
- E os seguintes módulos de persistência



# O que é a Homologia Persistente

## Um exemplo

- A homologia persistente desta filtração pode ser vista pelo gráfico de nascimento e morte de ciclos



# O que é a Homologia Persistente

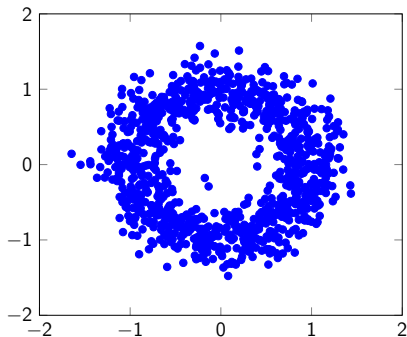
## Implementação Computacional

- A vantagem de se trabalhar com filtrações simpliciais é a de existir um algoritmo simples para o cálculo da Homologia Persistente
- De fato, o algoritmo consiste basicamente em realizar uma eliminação gaussiana dos operadores bordos
- Apresentamos outro Exemplo para ilustrar que a Homologia Persistente nos fornece resultados condizentes com o esperado
- Este exemplo será resultado da eliminação gaussiana

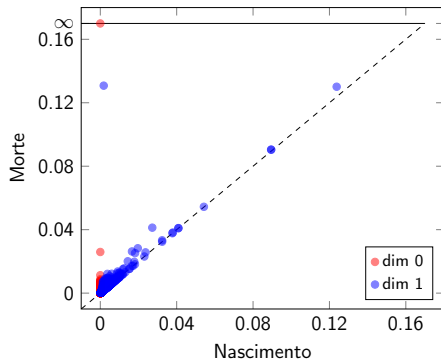
# O que é a Homologia Persistente

## Último Exemplo

### Simulação e Cálculo da Homologia Persistente



(g)



(h)

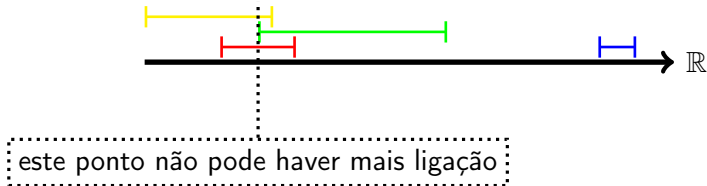
# Primeira Parte do Trabalho

## O Processo Pontual Estudado

- O Processo Pontual que servirá de base para nosso estudo pode ser entendido como

A evolução temporal de chamadas telefônicas na reta real sendo que apenas  $C$  chamadas podem ocorrer simultaneamente no mesmo ponto

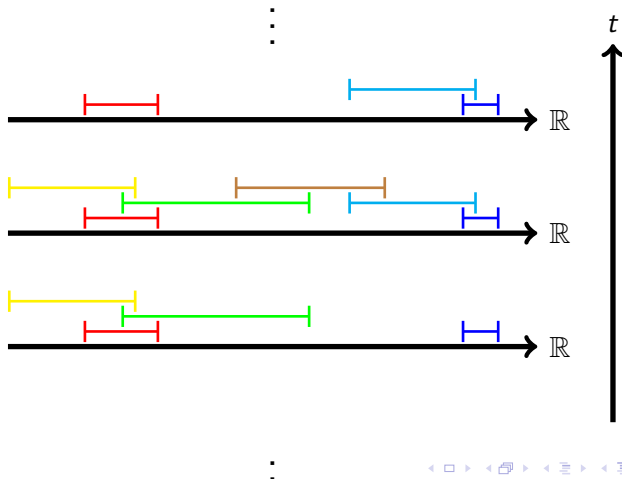
- Exemplo: fixado um tempo  $t \in \mathbb{R}$  e  $C = 3$  temos



# Primeira Parte do Trabalho

## O Processo Pontual Estudado

- O mesmo Exemplo, agora considerando sua dinâmica no tempo



# Primeira Parte do Trabalho

## O Processo Pontual Estudado

- Sob certas condições esta dinâmica de “nascimento” e “morte” converge para um “equilíbrio”,
- ou melhor dizendo, converge  
para uma **medida invariante**
- Ou seja, temos um padrão para o Processo Pontual das chamadas telefônicas, quando  $t \rightarrow \infty$
- Ai que chegamos aonde queriamos:

Simulação Perfeita



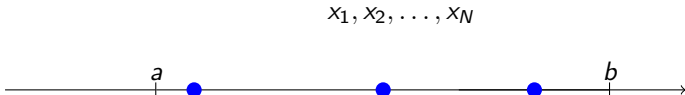
# Primeira Parte do Trabalho

## O Processo Pontual Estudado

- A **Simulação Perfeita** será a ferramenta que nos fornecerá o Processo Pontual em equilíbrio
- De forma simplificada, ela consiste em
- Dado um intervalo  $[a, b]$
- E considerando que o comprimento de ligações vem de uma distribuição  $\pi$

$$\pi \sim \mathcal{U}(0, H)$$

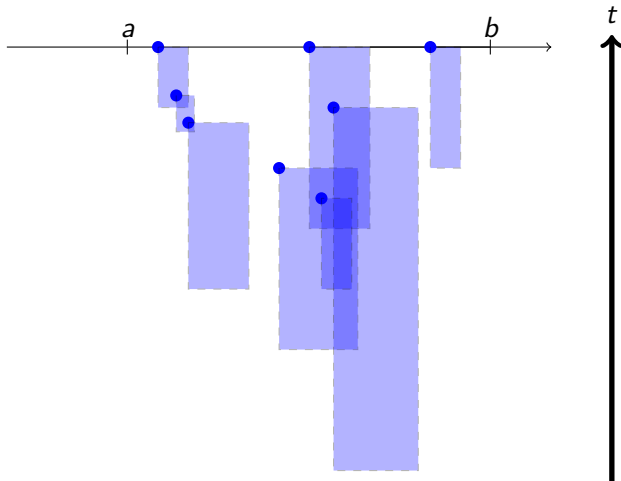
- 1 Gerar pontos de um Processo Pontual de Poisson de taxa  $\lambda$  em  $[a, b]$ :



# Primeira Parte do Trabalho

## O Processo Pontual Estudado

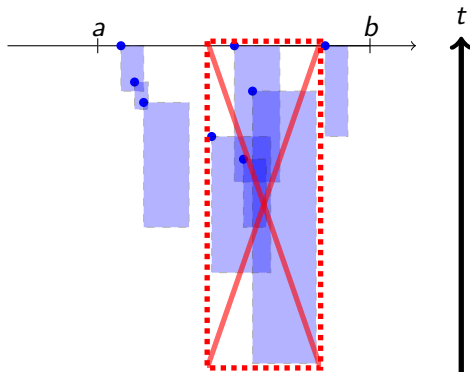
- 2 E gerar uma sequência de pontos ancestrais a  $x_i$



# Primeira Parte do Trabalho

## O Processo Pontual Estudado

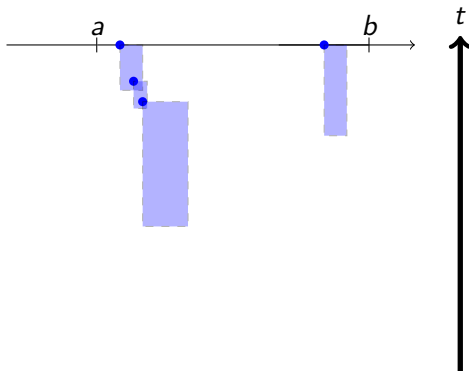
- 3 Com os pontos ancestrais uma filtração é realizada baseada no máximo de ligações simultâneas  $C$
- 4 Por exemplo, sendo  $C = 3$



# Primeira Parte do Trabalho

## O Processo Pontual Estudado

- 5 Após a filtração, o Processo Pontual será:
- i) Os pontos  $x_1, x_2, \dots, x_N$  restantes da filtração;
  - ii) E os retângulos ancestrais, formando o **clã de ancestrais**



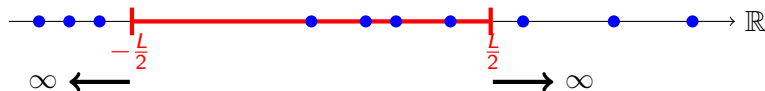
# Primeira Parte do Trabalho

## O Processo Pontual Estudado

- Dado o Processo Pontual resultante da Simulação Perfeita, denotado por  $\zeta$
- Vamos Estudar o comportamento da taxa do *número de persistência de Betti de dimensão 0* de  $\zeta$  na janela

$$\Lambda = \left[-\frac{L}{2}, \frac{L}{2}\right] \cap \zeta,$$

com  $L \in \mathbb{R}_{>0}$ , fazendo  $L \rightarrow \infty$



# Primeira Parte do Trabalho

## O que é o Número de Persistência de Betti

- Lembremos que o módulo de Persistência de dimensão 0 será a tupla

$$H_0(\mathcal{F}) : \begin{array}{ccccccc} & H_0^0 & \xrightarrow{i_{*,0}^{0,1}} & H_0^1 & \xrightarrow{i_{*,0}^{1,a}} & H_0^a & \xrightarrow{i_{*,0}^{a,b}} & H_0^b & \dots \\ & | & & | & & | & & | & \\ 0 & & & 1 & & a & & b & \dots \end{array} \quad \mathbb{R}_{\geq 0}$$

### Definição

Fixados  $0 \leq a \leq b \in \mathbb{R}$ , o **Número de Persistência de Betti** de dimensão 0, no intervalo  $(a, b)$ , é o valor

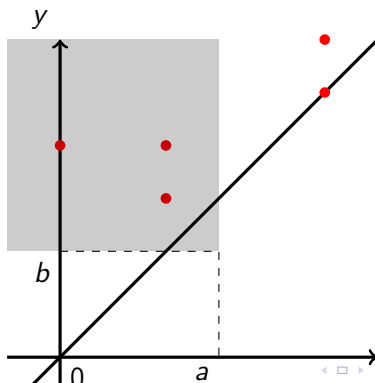
$$\beta_0^{a,b} = \dim(\text{Im}(i_{*,0}^{2,3}))$$

# Primeira Parte do Trabalho

## O Número de Persistência de Betti como uma medida

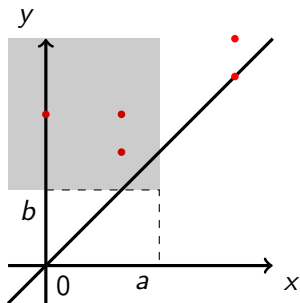
- Podemos interpretar o Número de Persistência de Betti como a quantidade de pontos do Diagrama de Persistência no retângulo

$$[-\infty, a] \times [b, \infty]$$



# Primeira Parte do Trabalho

## Tática



$$\frac{\beta_0^{a,b}}{L}$$