



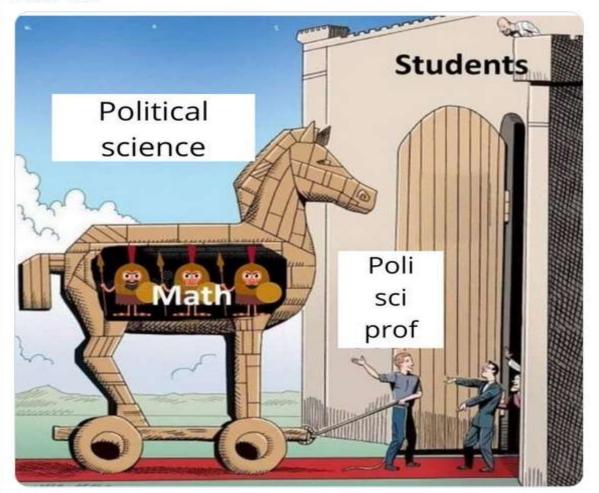
← Tweet



Fixed it for you.

#polisci #polisciresearch #politicalscience #gradschool #academicchatter @AcademicChatter #AcademicTwitter #RStats

Traduzir Tweet



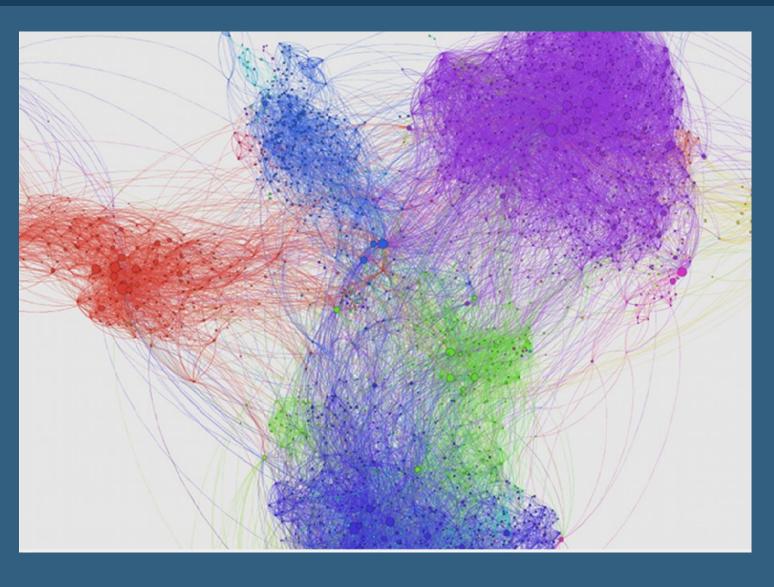


Por que devo me preocupar com a análise de redes sociais?

Quais ferramentas eu preciso para começar?



O QUE É UMA REDE SOCIAL?





O QUE É UMA REDE SOCIAL?





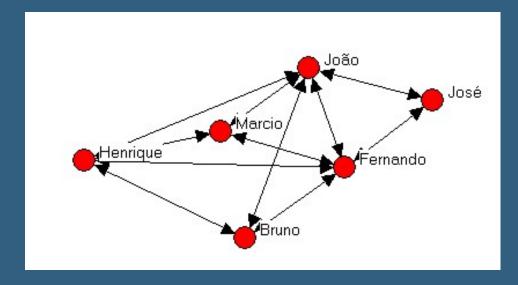
O QUE É UMA REDE SOCIAL?

Aqui vamos pensar em duas definições:

1 - Um conjunto de ligações, todos do mesmo tipo (ou não), entre um conjunto de atores.

• 2 – Uma representação visual de uma matriz

quadrada



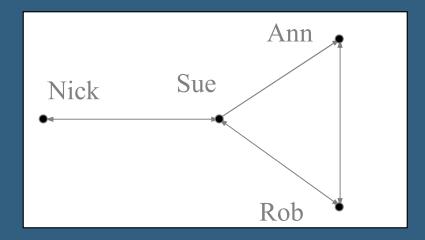


Representação de Redes Sociais

Matrizes

| | Ann | Rob | Sue | Nick |
|------|-----|-----|-----|------|
| Ann | | 1 | 0 | 0 |
| Rob | 1 | | 1 | 0 |
| Sue | 1 | 1 | | 1 |
| Nick | 0 | 0 | 1 | |

Gráficos

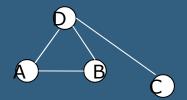


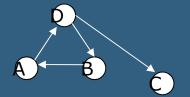


Matrizes simétricas e assimétricas

| | А | В | С | D |
|---|---|---|---|---|
| Α | 0 | 1 | 0 | 1 |
| В | 1 | 0 | 0 | 1 |
| С | 0 | 0 | 0 | 1 |
| D | 1 | 1 | 1 | 0 |

| | А | В | С | D |
|---|---|---|---|---|
| Α | 0 | 0 | 0 | 1 |
| В | 1 | 0 | 0 | 0 |
| С | 0 | 0 | 0 | 0 |
| D | 0 | 1 | 1 | 0 |







Exemplo: Modelagem de rede social

| | | | | | | | | | | | 7 | 1 | 1 | 1 | 1 | - 1 | 1 | - 1 | |
|----|----------------|---|----|---|---|---|----|---|---|--------|--------|---|--------|---|--------|-----|--------|-----|---|
| | | Ē | į. | 7 | 6 | č | F | 7 | P | 9 R | Q V | M | 2 K | 8 | A N | H | 8 D | 0 | 1 |
| 1 | EVELYN | 8 | .0 | 7 | 6 | 3 | 4 | 3 | 3 | 3 | 2 | 2 | 2 | 2 | 2 | 1 | 2 | + | 4 |
| 2 | LAURIA | 6 | 7 | 6 | 6 | 3 | 4 | 4 | 2 | 3 | 2 | 1 | 1 | 2 | 2 | 2 | 1 | 0 | 0 |
| 3 | THERESA | 7 | 6 | 8 | | 4 | 4 | 4 | 3 | 4 | 3 | 2 | 2 | 3 | 3 | 2 | 2 | 1 | 1 |
| 6 | BRENDA | 6 | 6 | 6 | 7 | 4 | 4 | 4 | 2 | 3 | 2 | 1 | 1 | 2 | 2 | 2 | 4 | 0 | 0 |
| 5 | CHARLOTTE | 3 | 3 | 4 | 4 | 4 | 2 | 2 | 0 | 2 | 1 | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| 6 | FRANCES | 4 | 4 | 4 | 4 | 2 | 4 | 2 | 2 | 2 | 1 | 1 | 1 | 4 | 1 | 1 | 1 | 0 | 0 |
| ۲. | ELEANOR | 3 | 4 | 4 | 4 | 2 | 3 | 4 | 2 | 3 | 2 | 1 | 1 | 2 | 2 | 2 | 1 | 0 | 0 |
| 1 | PEARL | 3 | 2 | 3 | 2 | 0 | 2 | 2 | 3 | 2 | 2 | 2 | 2 | 2 | 2 | 1 | 2 | 1 | 1 |
| 9. | RUTH | 3 | 3 | 4 | 3 | 2 | 2 | 3 | 2 | 4 | 3 | 2 | 2 | 5 | 2 | 2 | 2 | 1 | 1 |
| 0. | VERNE | 2 | 2 | 3 | 2 | 1 | 10 | 2 | 2 | 3 | 4 | 3 | 3 | 4 | 3 | 3 | 2 | 1 | 1 |
| 1 | MYRA | 2 | 3 | 2 | 1 | 0 | 1 | 1 | 2 | 2 | 3 | 4 | 4 | 4 | 3 | 3 | 2 | 1 | 1 |
| 2 | KATHERINE | 2 | 1 | 2 | 1 | 0 | 1 | 1 | 2 | 2 | 3 | 4 | 6 | 6 | 5 | 3 | 2 | 1 | 1 |
| 3 | SYLVIA | 2 | 2 | 3 | 2 | 1 | + | 2 | 2 | 3 | 4 | 4 | 6 | 7 | 6 | 4 | 2 | 1 | 1 |
| 4 | NORA. | 2 | 2 | 3 | 2 | 3 | 10 | 2 | 2 | 2 | 3 | 3 | 5 | 6 | 8 | 4 | 1 | 2 | 2 |
| 5 | HELEN | 1 | 2 | 2 | 2 | 3 | 1 | 2 | 1 | 2 | 3 | 3 | 3 | 4 | 4 | 6 | 1 | 1 | 3 |
| 6 | DOROTHY | 2 | 1 | 2 | 7 | 0 | 1 | 1 | 2 | 2 | 2 | 2 | 2 | 2 | 1 | 1 | 2 | 1 | 1 |
| T. | OLIVIA | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 2 | 1 | 1 | 2 | 2 |
| ŧ. | FLORA | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 3 | 2 | 1 | 4 | 2 | 2 |

Figure 3. The One-Mode, Woman by Woman, Matrix Produced by Matrix Multiplication



Exemplo: Modelagem de rede social

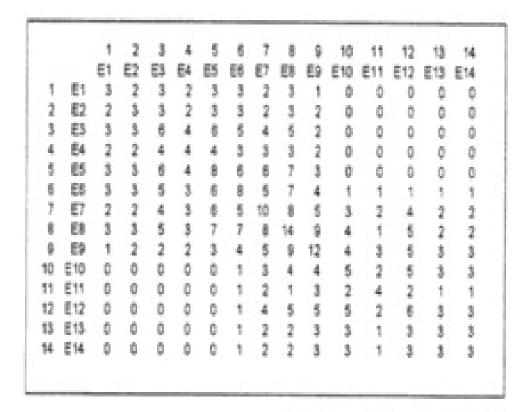


Figure 4. The One-Mode, Event by Event, Matrix Produced by Matrix Multiplication

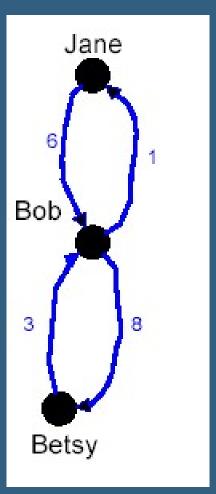


Interações & Ligações

Como transformar interação/relação em ligação? Como mensurar uma ligação?



Vocês lembram da aula de estatística?



Tipo de variável

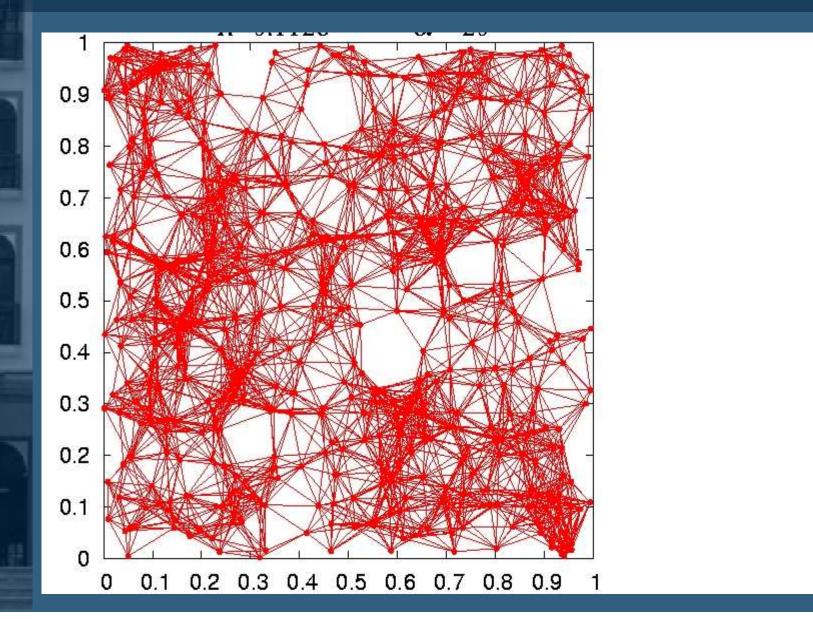
- ➤Binária;
- ➤ Nominal;
- ➤Ordinal;
- ➤ Discreta;
- >Contínua.

Permite a modelagem

- Força das ligações
- Tráfego através da rede
- Distâncias entre os atores
- Freqüência da interação



A Importância da métrica das ligações





Distâncias

Você lembra da distância euclidiana?

Passos

Uma seqüência de atores e ligações que fazem a vinculação entre dois atores na rede.

Distância de Rede (Distância Geodésica)

O número de relações no menor caminho possível de um ator para outro.

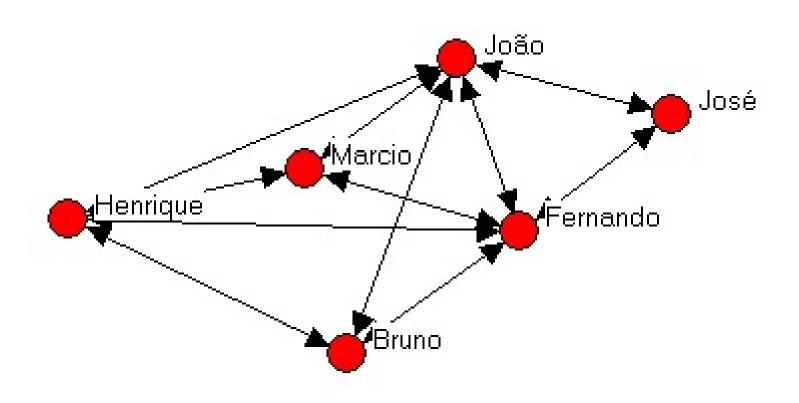


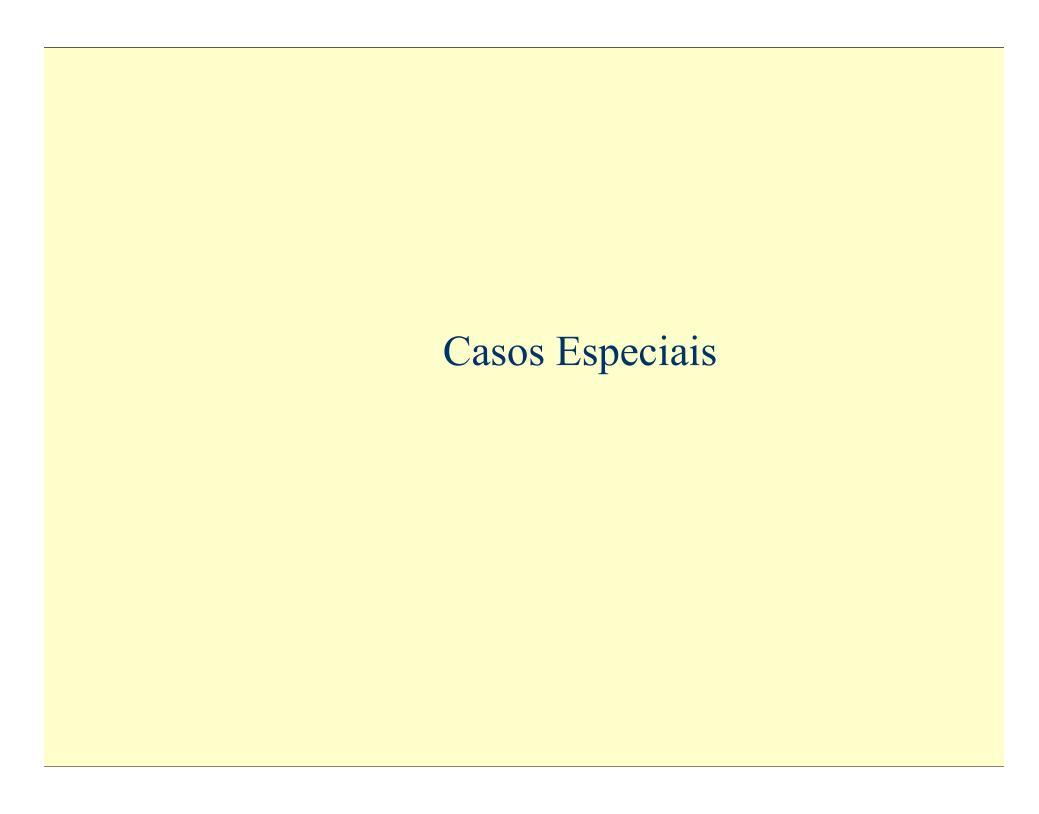
Network distance/geodesic distance

• A distância entre dois atores em uma rede é o menor caminho entre eles (network distance/geodesic distance)



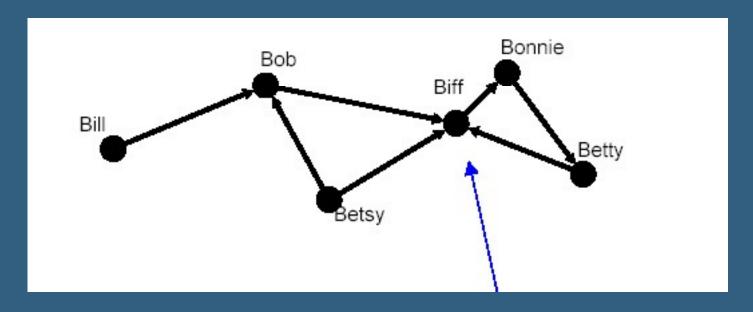
Qual a distância entre Henrique e José?







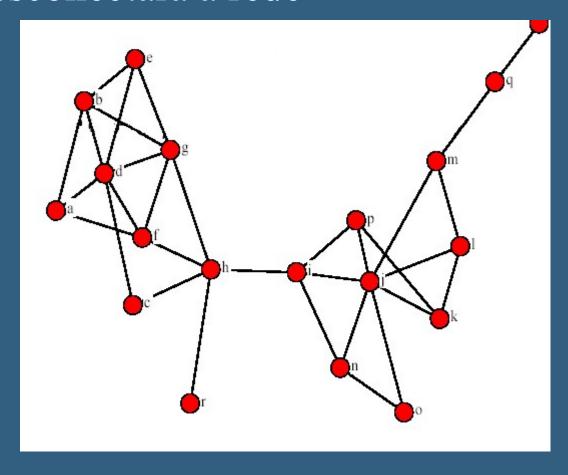
• Atores que, se desconsiderados (deletados), desconectará a rede





Pontes

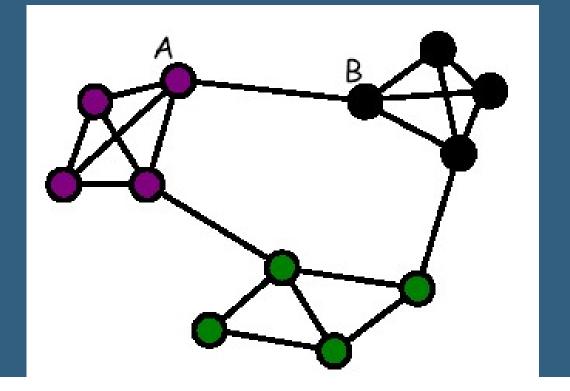
• Uma ligação que, se removida, desconectará a rede





Pontes Locais de K-esimo grau

Uma ligação que conecta atores que, se não existisse, os atores utilizariam pelo menos K passos de distância para chegar ao mesmo lugar





Conexões

- Tamanho
 - Número de atores.
- Densidade
 - Número de ligações que estão presentes pelo total de ligações possíveis.
- Out-degree
 - Somatório de conexões de um ator para outros.
- In-degree
 - Somátorios de conexões para um ator.



Análise de Redes Sociais: Métricas Básicas

Medidas individuais:

- In-degree/out-degree
- Betweenness
- Closeness

Medidas de grupo:

- Quantidade
- Densidade

Identificando atores centrais dentro de uma rede social

tipos de mensuração de centralidade



1º Medida de Centralidade: Degree

- Definição: dado um ator, é o número de ligações que envolve esse ator
- Interpretando o Degree
 - ✓Índice de exposição imediata do que flui através da rede
 - ✓ Oportunidade de influenciar e ser influenciado diretamente
 - ✓ Ignora a influência indireta
 - ✓ Strength (força) é uma medida ponderada baseada no degree que leva em conta o número de arestas que vão de um nó a outro.



2º Medida de Centralidade: Closeness (Freeman)

- Definição: Soma de distâncias network/geodesic até todos os outros atores
- Interpretando o Closeness
 - ✓ Índice de tempo esperado até a chegada de um dado ator até outro, independente do que está correndo através da rede
 - ✓ Interpretado como autonomia e independência dos outros atores



3º Medida de Centralidade: Betweenness (Freeman)

 Definição: Número de vezes um ator fica no menor caminho entre outros dois atores

Interpretando o Betweenness

- ✓ Índice de "guardião da porta" entre duas parte da rede
- ✓ Interpretado como um indicador de poder sobre os outros atores

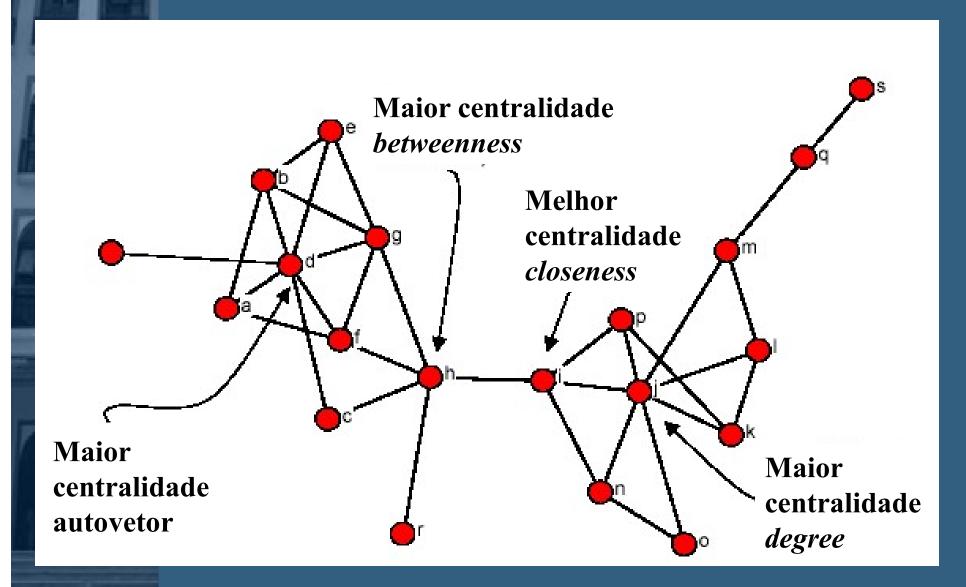


4º Medida de Centralidade: Autovetor

- Definição: Versão interativa do degree a centralidade de um ator é proporcional a soma de centralidades que esse ator tem ligações
- Interpretando o Autovetor (Eigenvector)
 - ✓ Indicador de popularidade
 - ✓ Uma tendência a identificar centros em redes grandes
 - ✓ Envolve a contagem de passos provindo de um ator (ponderado pelo comprimento)



Tipos de Centralidade





hub score & authority score

O hub score é definido como o autovetor principal de A* t(A), onde A é a matriz da rede.

O authority score é definido como o autovetor principal de t(A)*A, onde A é a matriz da rede.

O score generaliza a *centralidade de autovalor* para permitir que os atores tenham dois atributos:

- 1. Autoridade: quanto conhecimento, informação, etc., mantido por um ator em um tópico.
- 2. Hub: quão bem um ator 'sabe' onde encontrar informações sobre um determinado tema.

Hyperlink-Induced Topics Search - HITS algorithm.

Um artigo que é citado por todo mundo Um artigo que cita todo mundo



hub score & authority score

O hub score é definido como o autovetor principal de A* t(A), onde A é a matriz da rede.

O authority score é definido como o autovetor principal de t(A)*A, onde A é a matriz da rede.

Hyperlink-Induced Topics Search - HITS algorithm.



hub score & authority score

Ele generaliza a *centralidade de autovalor* para permitir que os atores tenham dois atributos:

- 1. Autoridade: quanto conhecimento, informação, etc., mantido por um ator em um tópico.
- 2. Hub: quão bem um ator 'sabe' onde encontrar informações sobre um determinado tema.

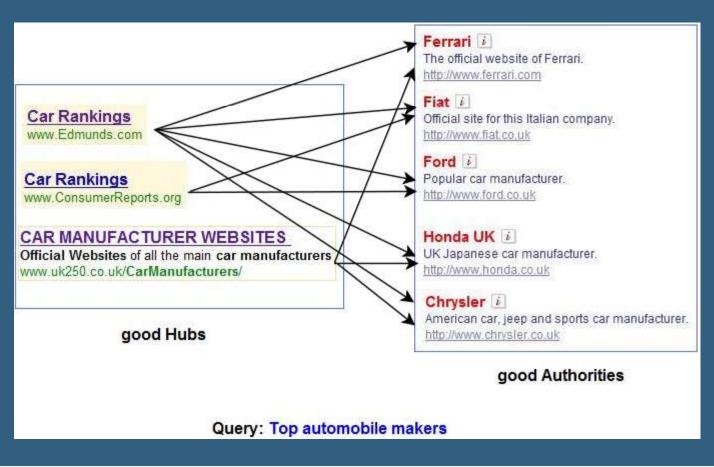
Um artigo que é citado por todo mundo

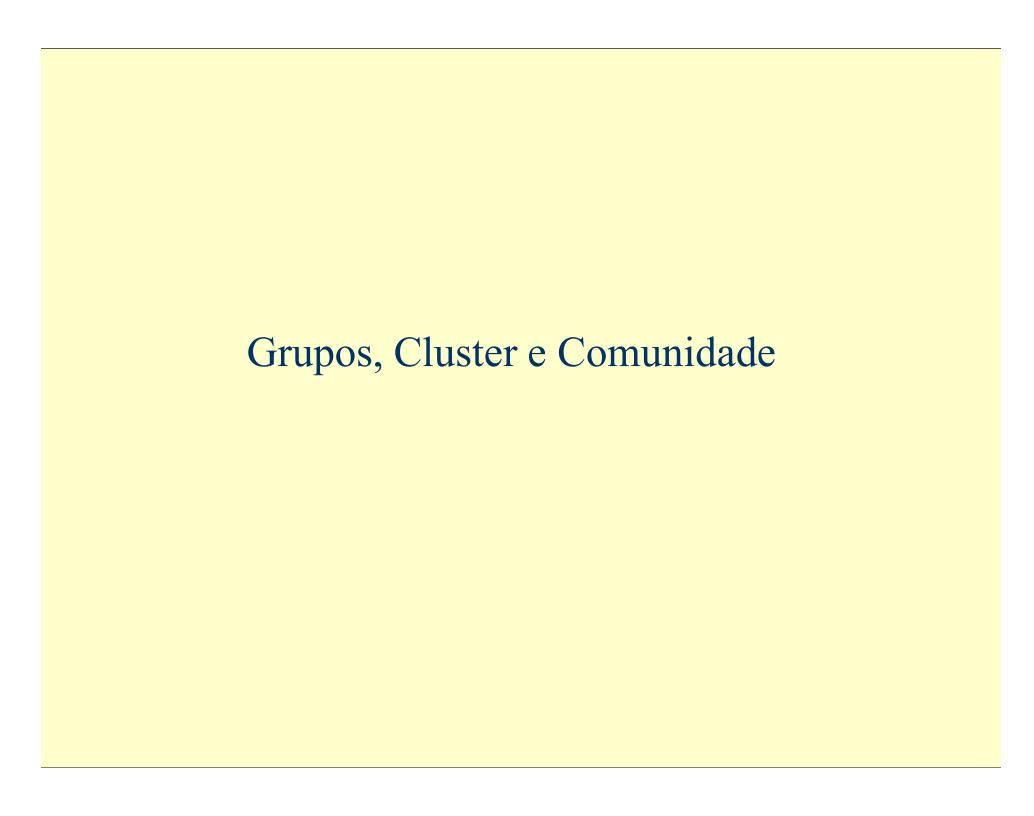
Um artigo que cita todo mundo



Suponha que você quer comprar um carro usado e digite no google uma frase como:

"quais são os melhores automóveis dos últimos 4 anos?"

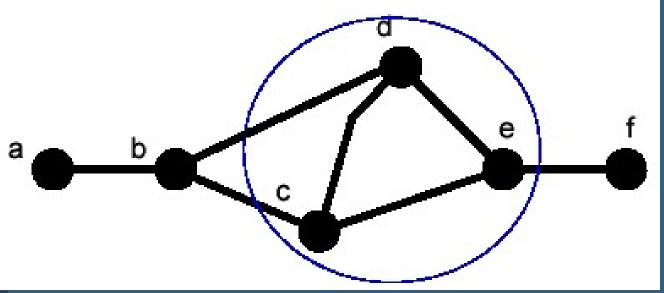






Grupos (Cliques)

Conjunto de atores onde todos os atores estão conectados a todos os outros





Traduções de clique

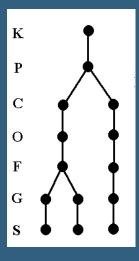
substantivo

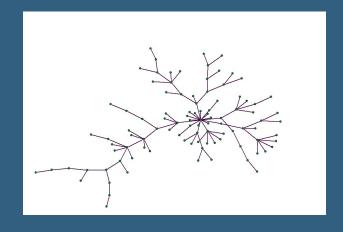


Clusters e Grupos

Geralmente um cluster corresponde a um grupo ou comunidade.

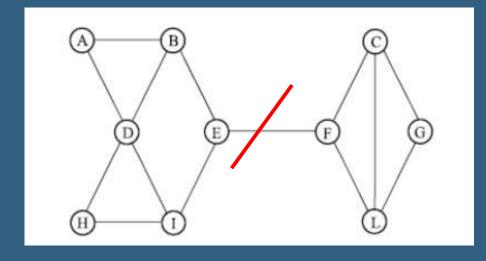
Alguns grupos são dificeis de detectar com análises de clusters.

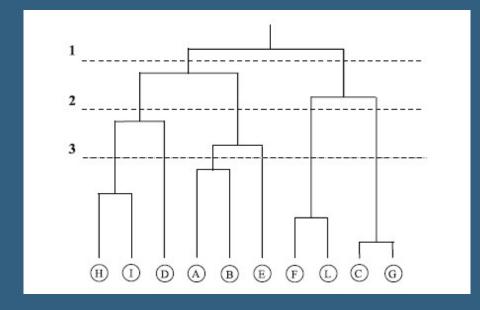






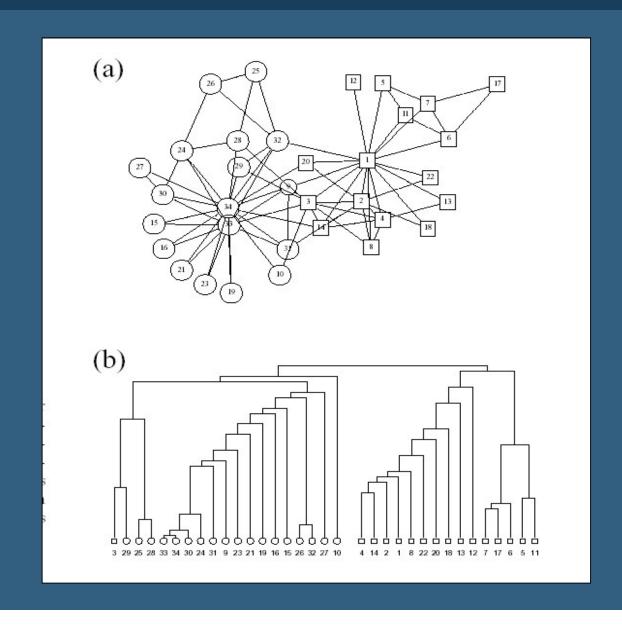
Análise de Clusters

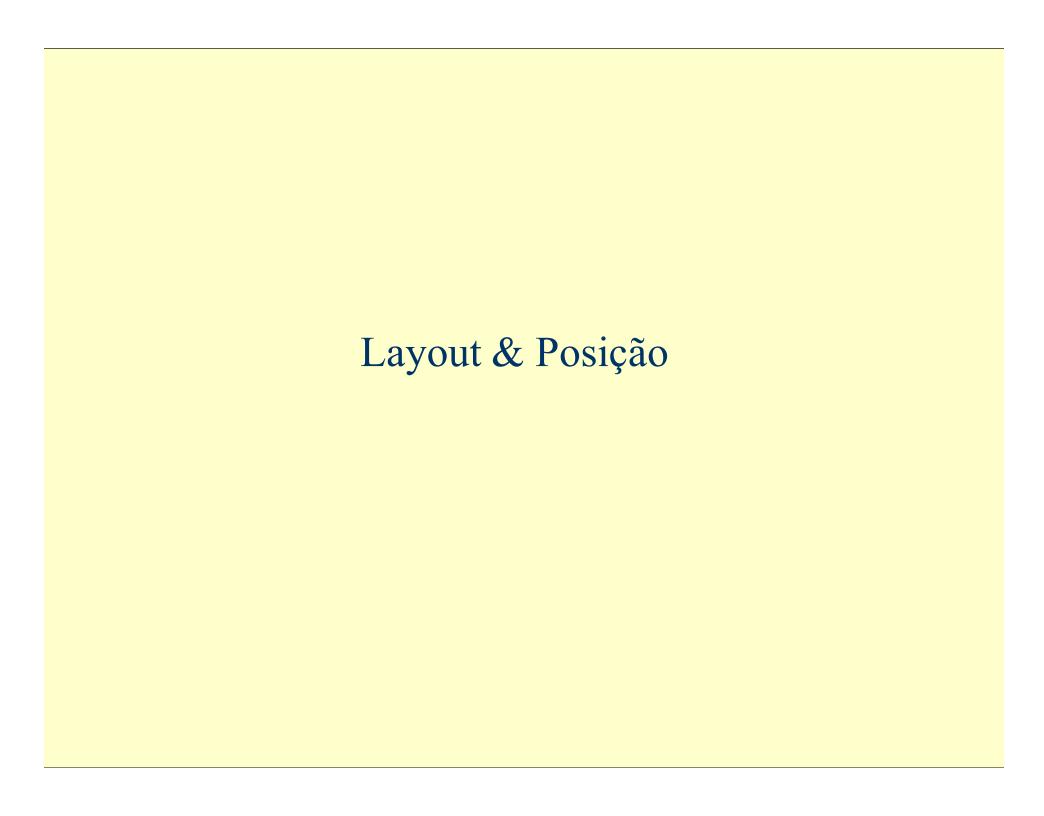






Dendograma







Posicionando os Atores

Existem vários métodos. Gostaria de mostrar um deles:

Escalonamento Multidimencional (MDS);



Escalonamento Multidimensional (MDS)

Distância relativa entre dois pontos:

Organiza pontos em 2D para que as distâncias entre dois pares de pontos no espaço correspondam à distância entre indivíduos na base de dados.



Escalonamento multidimensional

| | 8 | ь | C | d | 9 | f | g | h | 1 | j | k | 1 | m |
|---|----|----|----|-----|-----|----|----|-----|----|----|----|----|----|
| ð | 12 | 12 | 8 | 7 | 7 | 4 | 7 | 4 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| b | 12 | 12 | 8 | 7 | 7 | 4 | 7 | 4 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| C | В | В | 24 | 23 | 1.8 | 3 | 5 | 3 | D | 0 | 0 | 0 | 0 |
| d | 7 | 7 | 23 | 26 | 19 | 2 | 4 | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 8 | 7 | 7 | 18 | 1.9 | 20 | 3 | 5 | 3 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| f | 4 | 4 | 3 | 2 | 3 | 21 | 20 | 21 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| g | 7 | 7 | 5 | 4 | 5 | 20 | 23 | 2.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| h | 4 | 4 | 3 | 2 | 3 | 21 | 20 | 21 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 1 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 31 | 26 | 0 | 0 | 0 |
| j | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 26 | 28 | 0 | 0 | 0 |
| k | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 35 | 31 | 24 |
| 1 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 31 | 31 | 22 |
| m | 0 | 0 | Û | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 24 | 22 | 25 |



Escalonamento multidimensional

