

Introdução às Redes Complexas

Lucas Antiqueira

Disciplina: SCC216 - Modelagem Computacional em Grafos

Docente: Profa. Dra. Rosane Minghim

21/05/2013

Roteiro da Aula

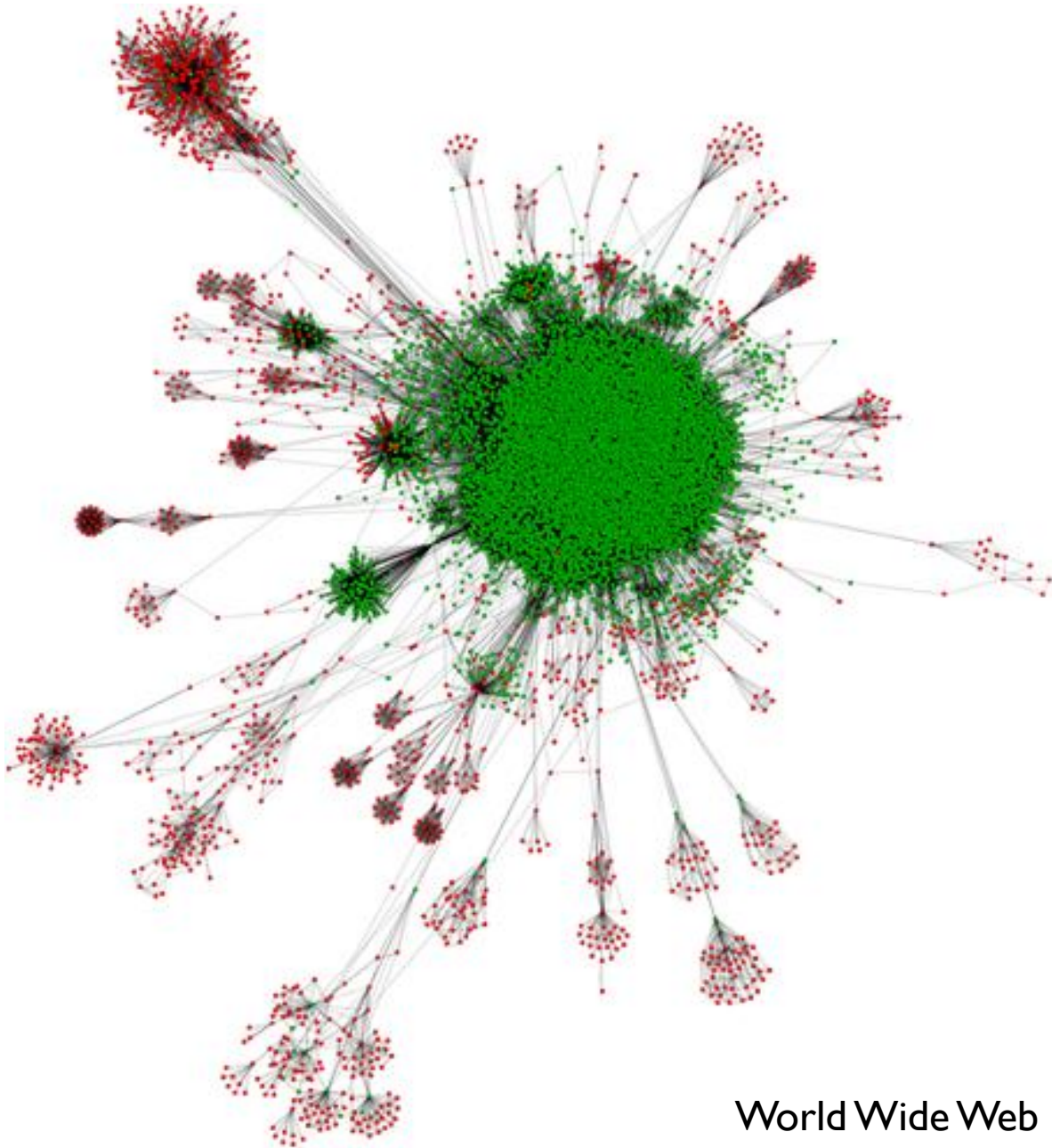
1. Contexto geral
2. Um pouco de história
3. O “boom” das redes complexas
 - Inserção dos modelos WS e BA
4. Outros conceitos
 - Algumas medidas de redes complexas
5. Exemplos de aplicações
 - Textos e biologia

Contexto geral

- Redes Complexas:
Área direcionada ao entendimento e à previsão da estrutura e do comportamento de sistemas complexos modelados como grafos
- Altamente multidisciplinar
 - Computação, biologia, sociologia, física, etc
- Fundamentos:
 - Teoria dos grafos (Matemática)
 - Algoritmos e estruturas de dados (Computação)
 - Mecânica estatística (Física)

Contexto geral

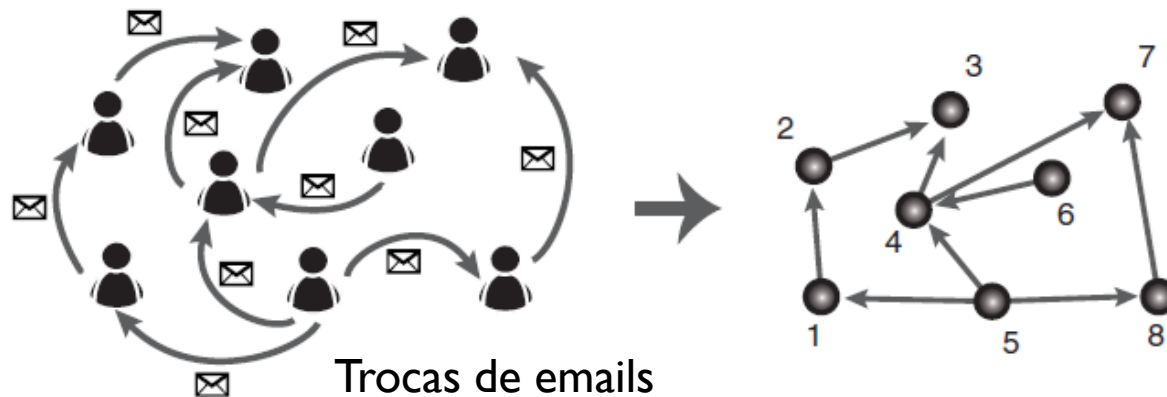
- Exemplos de redes complexas?



World Wide Web

Contexto geral

- Outros exemplos:
 - Internet
 - Sistemas de transporte (rodoviário, aéreo)
 - Infraestrutura elétrica
 - Cérebro (neurônios e sinapses)



A maior parte das redes caem nas seguintes classes, de acordo com o método de construção (mapeamento em vértices e arestas):

Comunicação: e-mails, telefone, aeroportos, internet

Coexistência: coautoria, música, filmes

Referência: web, citações, software

Confluência: cidades, estradas, circuitos

Correlação: mercado financeiro, neurociência

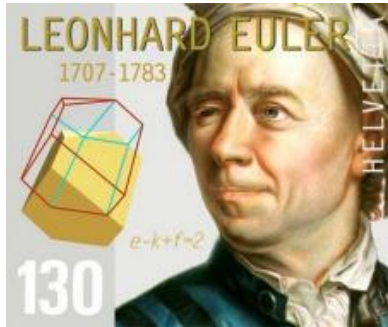
Adjacência: terremotos, textos

(temporal ou espacial)



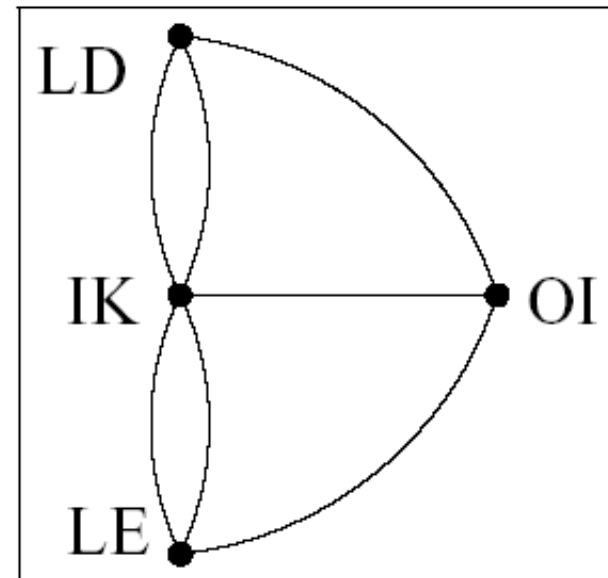
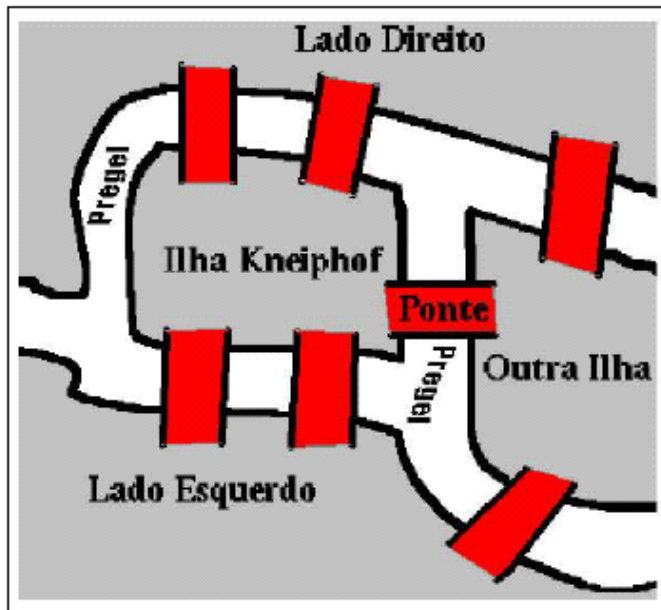
UM POUCO DE HISTÓRIA

História



Grafo:

Conceito formalmente introduzido por Leonhard Euler em 1736



Problema das Pontes de Königsberg

É possível planejar um caminho de modo que se cruze cada uma das pontes uma única vez?

História

- **Paul Erdős (1913-1996)**
 - Matemático húngaro
 - Um dos grandes cientistas do século XX
 - Publicou mais de 1.500 artigos científicos

- Final da década de 1950 em diante: Criou e desenvolveu o modelo dos **grafos aleatórios** (em notável colaboração com **Alfréd Rényi**)



Modelo aleatório

- Grafo aleatório $G(N, p)$ de Erdős e Rényi:

Um grafo com N vértices é definido por meio de uma criação aleatória de arestas. Cada aresta é criada com probabilidade p .



$p = 0.1$



$p = 0.25$



$p = 0.5$

Modelo aleatório

- A partir desse modelo foram desenvolvidas soluções exatas para diversas propriedades do grafo aleatório, tais como sua **distribuição de graus** e tamanhos de **componentes conexos**.



$p = 0.1$



$p = 0.25$



$p = 0.5$

Sugestão de exercício

- Implementar em seu TAD Grafo uma função que cria um grafo aleatório de acordo com o modelo ER (Erdős-Rényi).
 - Como criar uma aresta com probabilidade p ?

Algoritmo (modelo ER)

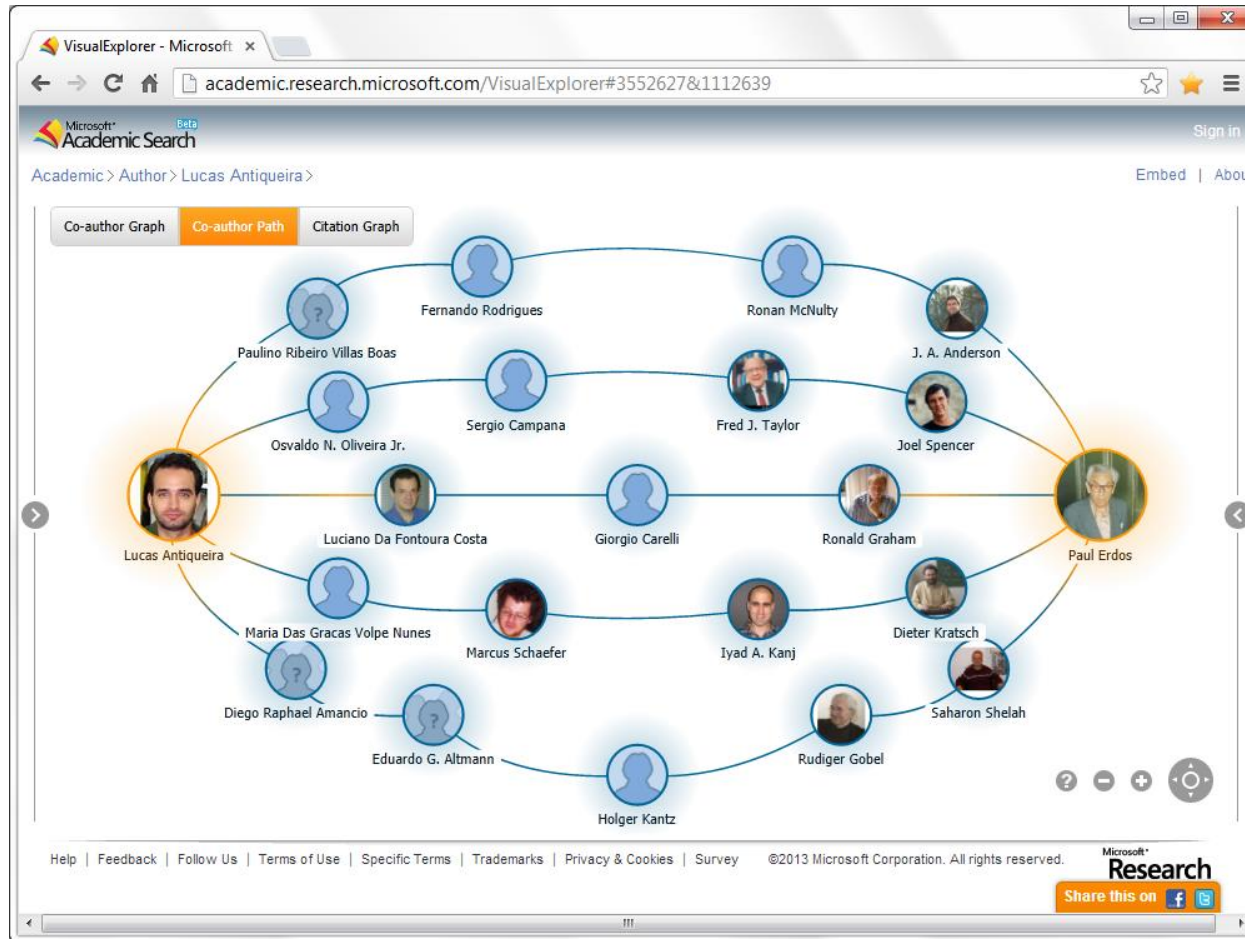
```
função random_graph(N, p) → retorna grafo G
  G ← Crie um grafo de N vértices e nenhuma aresta
  para i de 1 até N faça
    para j de i+1 até N faça
      s ← sorteie um número de 0 a 1
      se s <= p então //cria aresta com probabilidade p
        Crie em G uma aresta não dirigida (i,j)
      fim_se
    fim_para
  fim_para
  retorne G
fim_função
```

Observação: Neste algoritmo, índices de vértices variam de 1 a N (e não de 0 a N-1)

Curiosidade: número de Erdős

- A importância de Erdős é tão grande que outros cientistas costumam calcular o chamado **número de Erdős**:
 - Constrói-se um grafo onde cada vértice representa um cientista
 - Cria-se uma aresta entre dois cientistas que tenham publicado ao menos um artigo científico juntos
 - É uma rede de *co-autoria* ou *colaboração* científica
 - O número de Erdős de um cientista i é dado pela distância entre i e Erdős na rede de co-autoria
 - Comprimento de caminho mínimo!

Exemplo:



Qual o comprimento do menor caminho que leva Lucas Antiquiera a Paul Erdös?

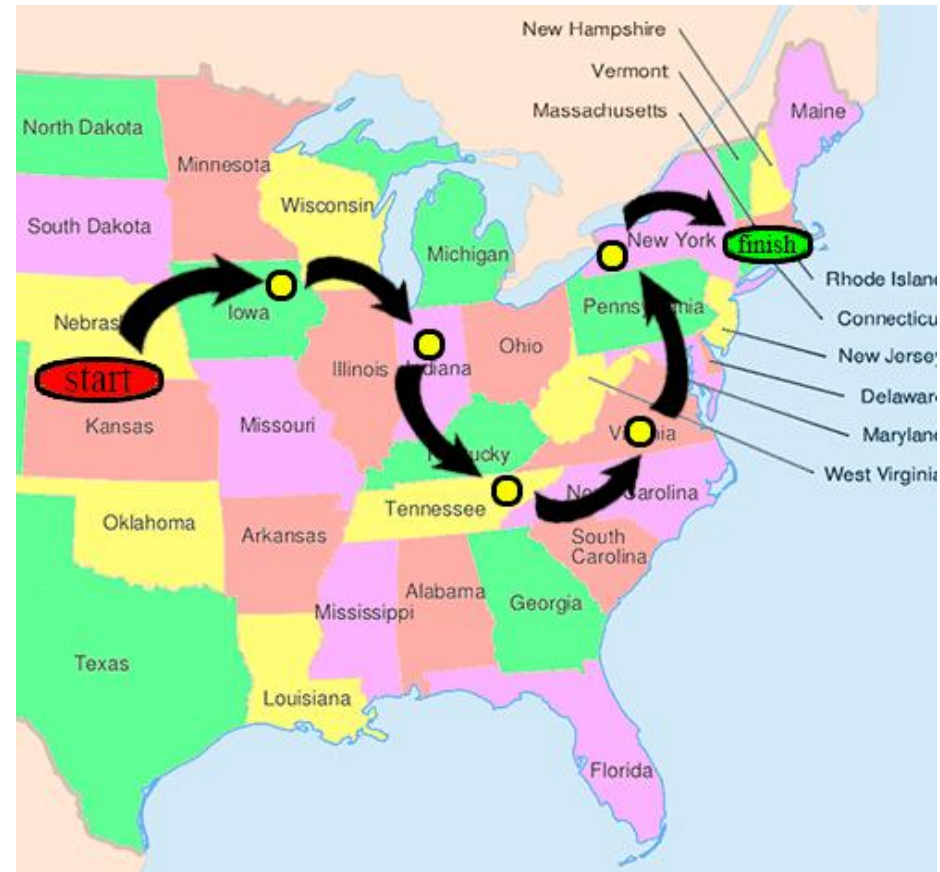
Número de Erdös é igual a 4

História

- **Stanley Milgram**, psicólogo (1933-1984)
- Década de 1960:
 - The Small-World Experiment
 - Milgram estudou a rede social dos EUA
- Como, se não havia Facebook???



- Solução: envio de cartas!
- Pessoas foram escolhidas aleatoriamente no Nebraska e no Kansas
- Objetivo: essas pessoas deveriam enviar uma carta a uma determinada pessoa X em Boston
- Caso X não fosse conhecida, a carta deveria ser enviada a um amigo que “talvez” conhecesse X.



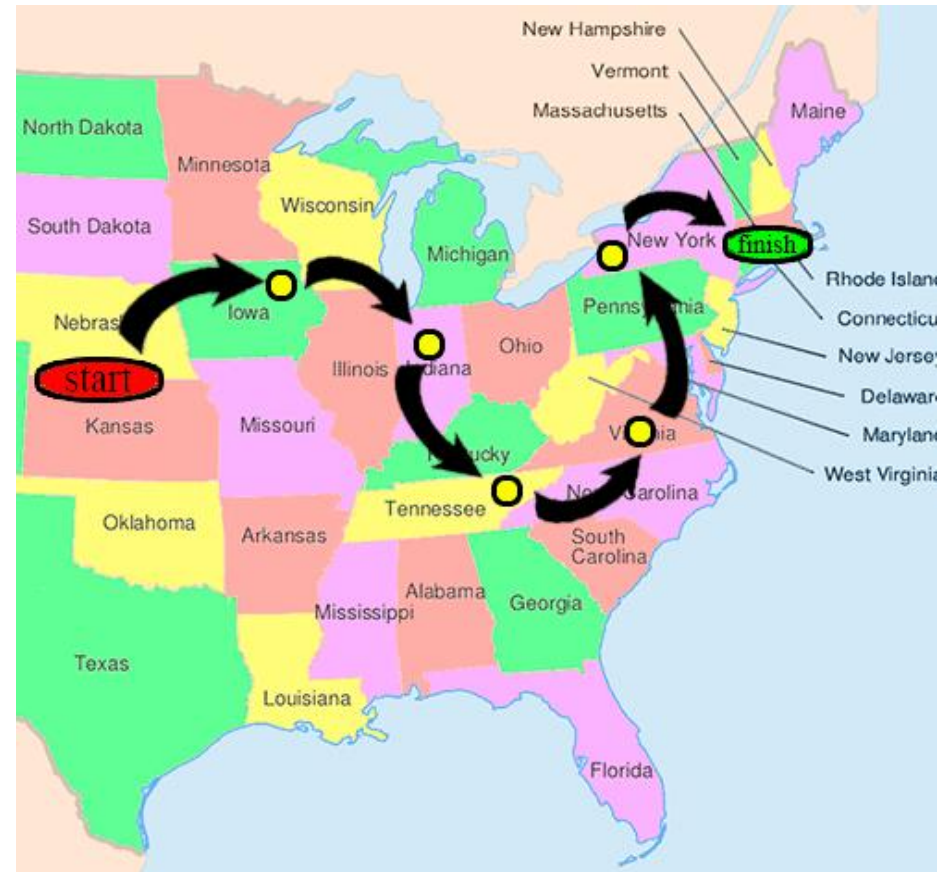
[http://en.wikipedia.org/wiki/File:Experiment_Small_World_\(possible_option\).gif](http://en.wikipedia.org/wiki/File:Experiment_Small_World_(possible_option).gif)

- Resultados

- Cartas que chegaram ao destino!
(64 de 296)

- Quantas vezes, em média, cada carta teve que ser re-endereçada até chegar ao destino?

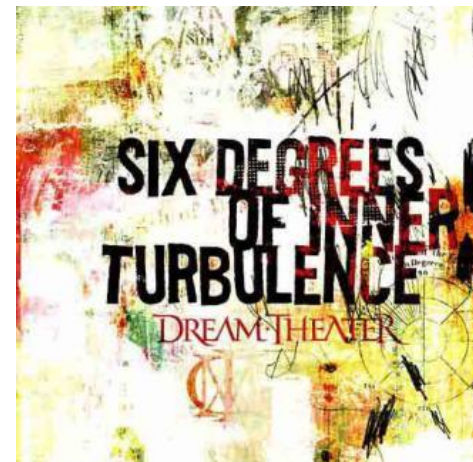
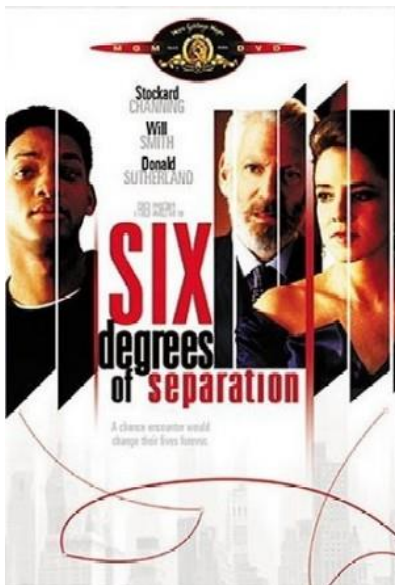
- Resposta: **Seis**



[http://en.wikipedia.org/wiki/File:Experiment_Small_World_\(possible_option\).gif](http://en.wikipedia.org/wiki/File:Experiment_Small_World_(possible_option).gif)

Curiosidade: *six degrees*

- O termo “seis graus” tornou-se parte da cultura popular americana:
 - Peça teatral e filme: *Six Degrees of Separation*
 - Série de TV: *Six Degrees*
 - Música: *Six Degrees of Inner Turbulence* (Dream Theater)



Contexto histórico

- Até o final da década de 1990:

Acreditava-se que o grafo aleatório era um bom modelo para representar redes do mundo real

- *Por exemplo:*

As curtas distâncias observadas no experimento de Milgram são reproduzidas no modelo de Erdős-Rényi



O “BOOM” DAS REDES COMPLEXAS

O “boom” das redes complexas

- Muitos pesquisadores já estudavam redes e suas representações por grafos
- *Boom*: O que **motivou** o surgimento do efervescente campo de pesquisa chamado **Redes Complexas**?

O “boom” das redes complexas

- *Resposta: Foi descoberto que as redes são mais complexas do que acreditava-se anteriormente*

1. **Redes pequeno-mundo:**

1998: Artigo na Nature

Watts, D. J. & Strogatz, S. H.

Collective Dynamics of ‘Small-World’ Networks

2. **Redes invariantes à escala (“sem escala”):**

1999: Artigo na Science

Barabási, A. L. & Albert, R.

Emergence of Scaling in Random Networks

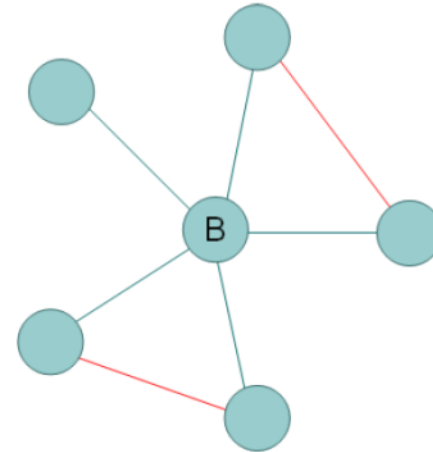
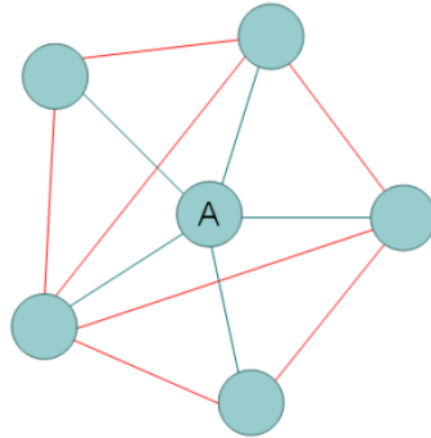
Redes pequeno-mundo

- 1998 – **Duncan Watts** e **Steven Strogatz** analisaram as seguintes redes:
 - Rede de colaboração entre atores (IMDB)
 - Rede elétrica dos EUA
 - Rede neural da *Caenorhabditis elegans* (verme)

- Resultados:
 - Distâncias entre vértices são curtas
 - OK, já vimos isso em redes aleatórias
 - **Agrupamento local é alto**
 - Isso é novo!

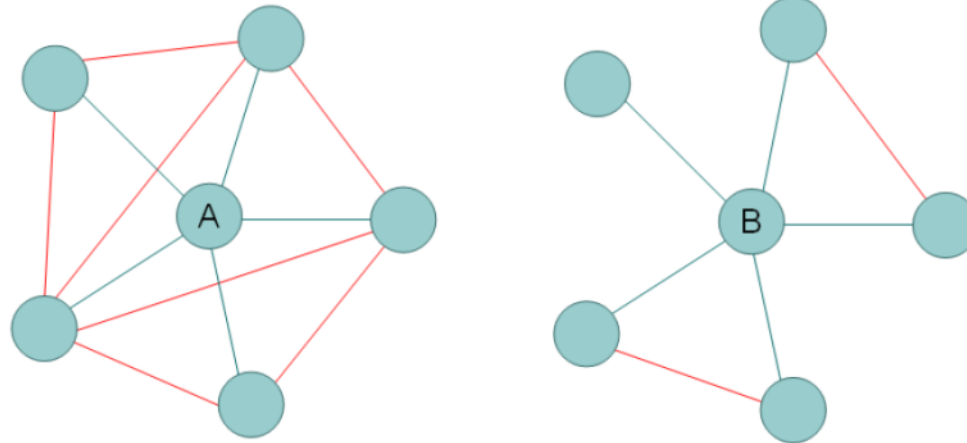


Redes pequeno-mundo



Intuitivamente, qual vértice (A ou B) apresenta maior agrupamento em sua vizinhança?

Redes pequeno-mundo



Número de arestas entre os vizinhos de A = 7

Número de arestas entre os vizinhos de B = 2

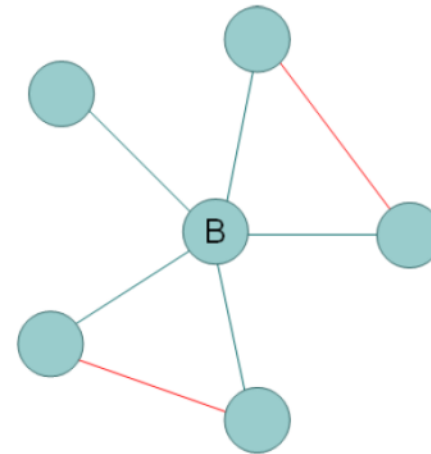
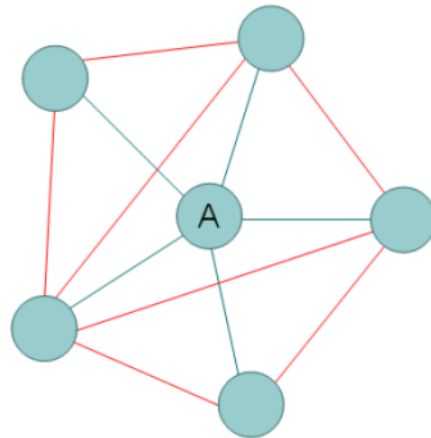
Número de vizinhos de A = 5

Número de vizinhos de B = 5

Número máximo possível de arestas entre os vizinhos de A ou B:

$$5(5-1)/2 = 10$$

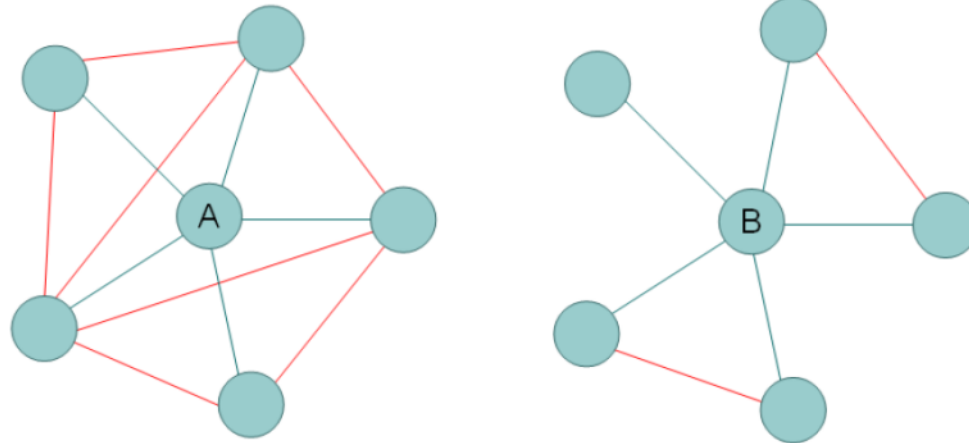
Redes pequeno-mundo



Coeficiente de agrupamento de X =

$$\frac{\text{Número de arestas entre os vizinhos de X}}{\text{Número máximo possível de arestas entre os vizinhos de X}}$$

Redes pequeno-mundo



Coeficiente de agrupamento de A = $7/10 = 0,7$

Coeficiente de agrupamento de B = $2/10 = 0,2$

Redes pequeno-mundo

- *As redes pequeno-mundo apresentam alto agrupamento local médio quando comparadas às redes aleatórias*
 - Coeficiente de agrupamento alto → redundância de conexões
 - Remete ao conceito de transitividade:
Se A e B são amigos de C, é provável que A e B sejam amigos entre si
 - Característica comum de redes sociais, e de diversas outras redes, não contemplada anteriormente (p.ex. no modelo aleatório e no experimento de Milgram)



Sugestão de exercício

- Inclua em seu TAD grafo uma função que calcule o **coeficiente de agrupamento** de um dado vértice i . Faça também uma função que calcule a média de todos os coeficientes de agrupamento em um dado grafo.
 - O que fazer quando i tem menos de 2 vizinhos?

Sugestão de exercício

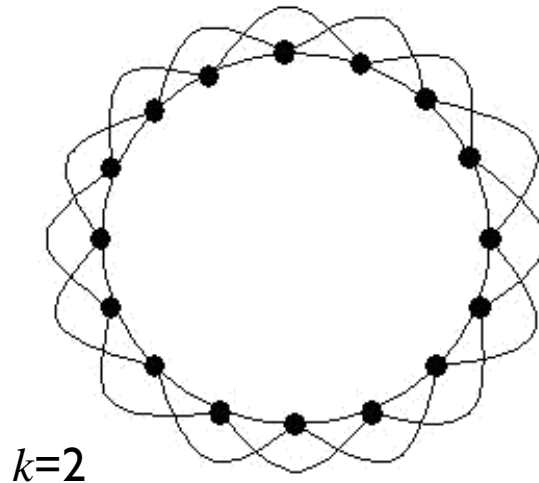
- É importante também ter implementada uma função que retorne o comprimento do **caminho mínimo médio** em um grafo.
 - Ou seja, considere a média das distâncias entre todos os diferentes pares de vértices.
 - O que fazer quando não há caminho entre 2 vértices?

Modelo pequeno-mundo

- Por que as redes pequeno-mundo têm esse comportamento?
 - Temos, no efeito pequeno-mundo, **alto agrupamento local** (quando comparado ao das redes aleatórias) e **curtas distâncias** (próximas do observado em redes aleatórias)
- Watts e Strogatz propuseram um modelo de grafo **intermediário** entre os grafos aleatórios e os grafos regulares (uniformes)

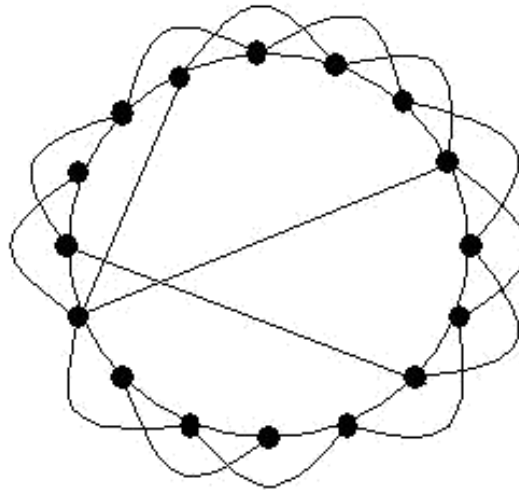
Modelo pequeno-mundo

- Modelo WS (Watts-Strogatz):
 - Crie um **grafo regular** em forma de anel onde os k vizinhos mais próximos (de cada lado) são conectados



Modelo pequeno-mundo

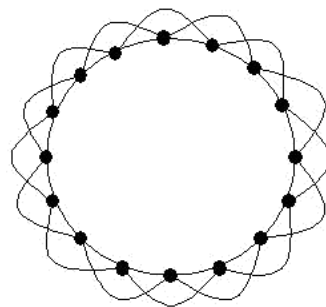
- Modelo WS (Watts-Strogatz):
 - Processo de *relição*:
A seguir, **cada aresta é movida** aleatoriamente com probabilidade p .
Mover uma aresta, neste caso, é alterar o vértice conectado a uma de suas pontas.



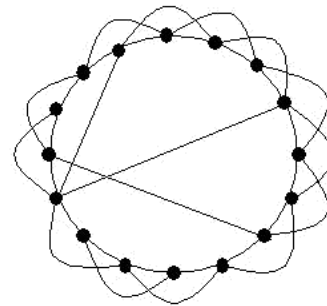
Para valores específicos de p o grafo apresenta o efeito pequeno-mundo.
Por exemplo, tome $p=0,1$

Modelo pequeno-mundo

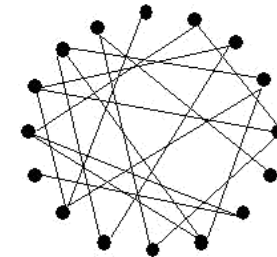
- Modelo WS (Watts-Strogatz):
 - O parâmetro p controla a variação entre “ordem” e “aleatoriedade”
 - Com $p=1$ temos o grafo aleatório de Erdős e Rényi



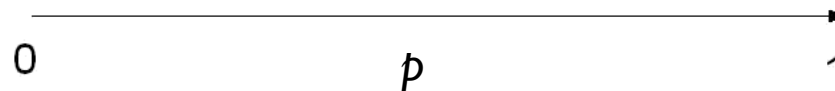
ordered



small-world



random



Sugestão de exercício

- Implemente em seu TAD Grafo uma função que cria um grafo de acordo com o modelo WS
- A seguir, crie e compare grafos ER e WS de acordo com:
 - Comprimento médio de caminho mínimo
 - Média do coeficiente de agrupamento
 - Responda: Para quais valores do parâmetro de religação do modelo WS o efeito pequeno-mundo aparece?
 - *Obs.: tome o cuidado de comparar grafos com mesmo número de vértices e aproximadamente mesmo número de arestas (ajuste os parâmetros dos modelos para tanto)*

Algoritmo (modelo WS)

```
função small_world_graph(N, k, p) → retorna grafo G
  G ← Crie um grafo de N vértices e nenhuma aresta
  //Agora cria grafo circular
  para i de 1 até N faça
    para j de 1 até k faça
      m = i + j
      se m > N então //gera efeito circular
        m = m - N
      fim_se
      Crie em G uma aresta não dirigida (i,m)
      m = i - j
      se m < 1 então //gera efeito circular
        m = N - m
      fim_se
      Crie em G uma aresta não dirigida (i,m)
    fim_para
  fim_para
  //Continua →
```

Observação: Neste algoritmo, índices de vértices variam de 1 a N (e não de 0 a N-1)

Algoritmo (modelo WS)

```
//Agora faz a religação das arestas
para todo  $i$  e  $j$  tal que a aresta  $(i,j)$  pertença ao grafo  $G$  faça
   $s \leftarrow$  sorteie um número entre 0 e 1
  se  $s \leq p$  então //religa com probabilidade  $p$ 
    Exclua a aresta  $(i,j)$  de  $G$ 
    repita
       $m \leftarrow$  sorteie um número entre 1 e  $N$ 
      até_que  $m \neq i$  e  $m \neq j$ 
      Crie em  $G$  uma aresta não dirigida  $(i,m)$ 
    fim_se
  fim_para
retorne  $G$ 
fim_função
```

Observação: Neste algoritmo, índices de vértices variam de 1 a N (e não de 0 a $N-1$)

Redes “sem escala”

- 1999 – **Albert-László Barabási** e **Réka Albert** analisaram as seguintes redes:

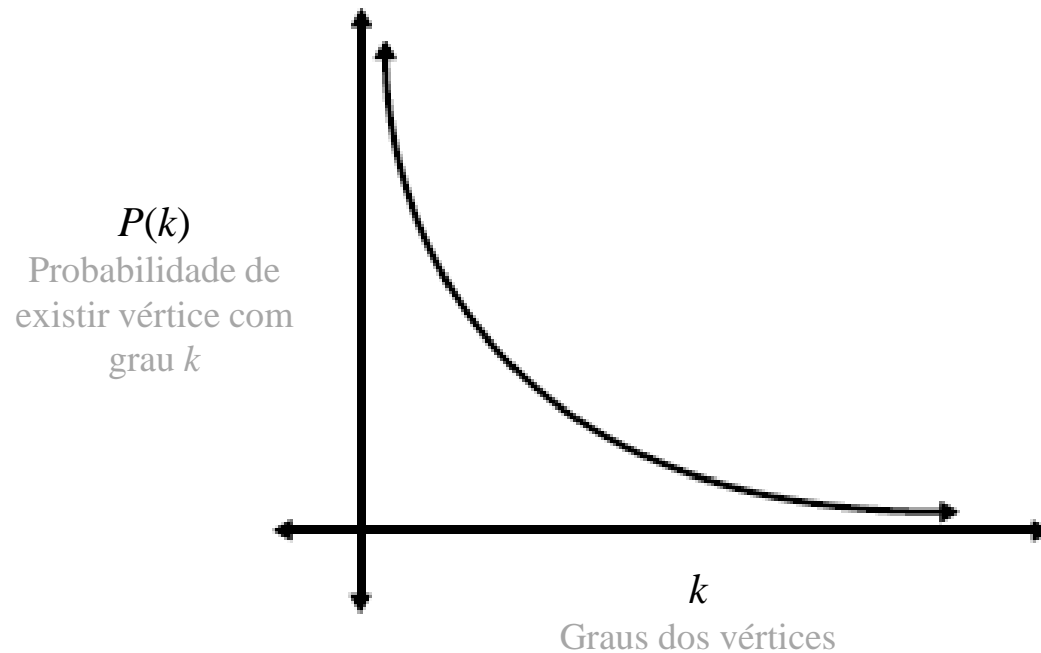
- Rede de colaboração entre atores (IMDB)
- Mapa da World Wide Web
- Rede elétrica dos EUA



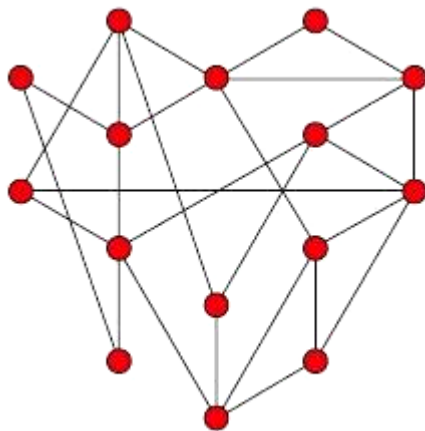
- Resultado:

- **Lei de potência na distribuição de graus (scale-free)**
 - Isso é novo!
 - O que significa?

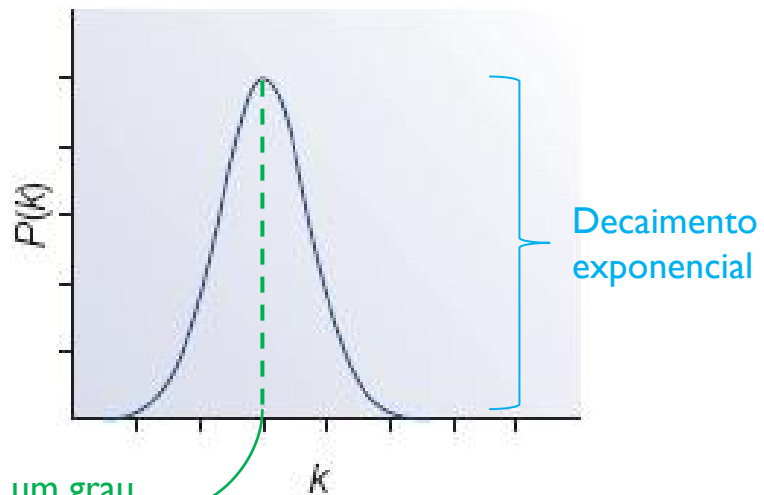
- O que indica a distribuição de graus de um grafo?



- Distribuição de graus em **redes aleatórias ER**:



É uma distribuição de **Poisson**

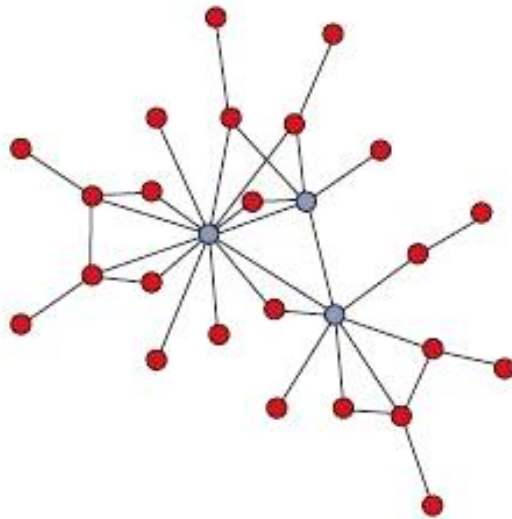


Apresenta um grau médio característico

Redes **pequeno-mundo WS** apresentam outra distribuição, mas o comportamento é semelhante

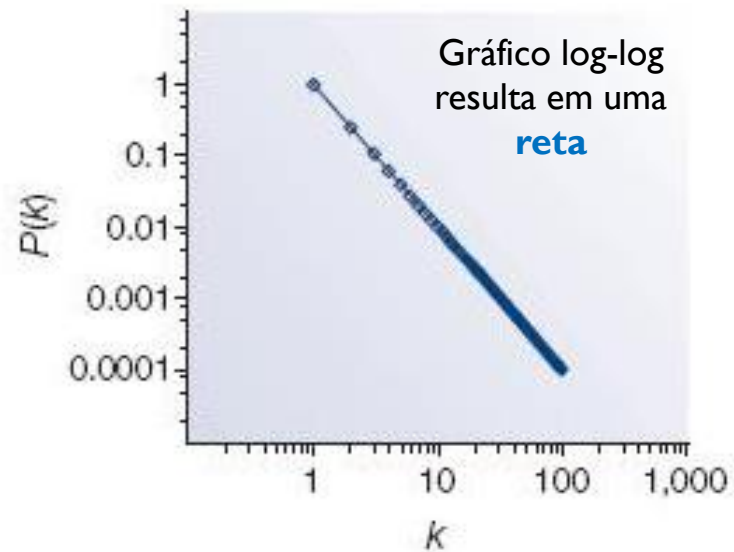
Redes “sem escala”

- Distribuição de graus em **redes scale-free**:



Segue uma lei de potência

$$P(k) \sim k^{-\gamma}$$

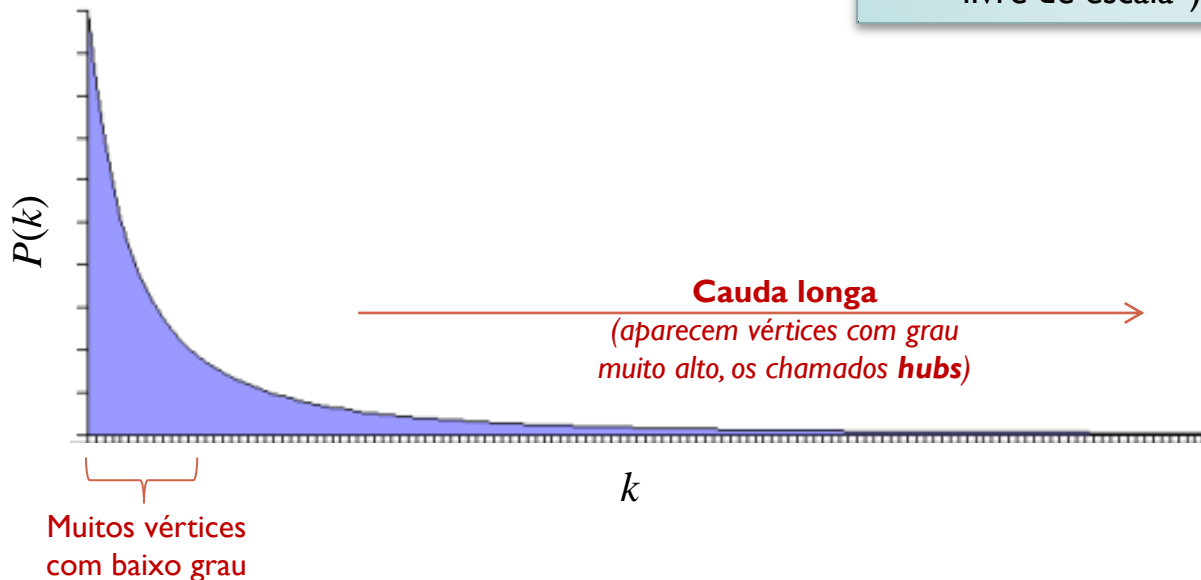


Redes “sem escala”

- Distribuição de graus em **redes scale-free**:

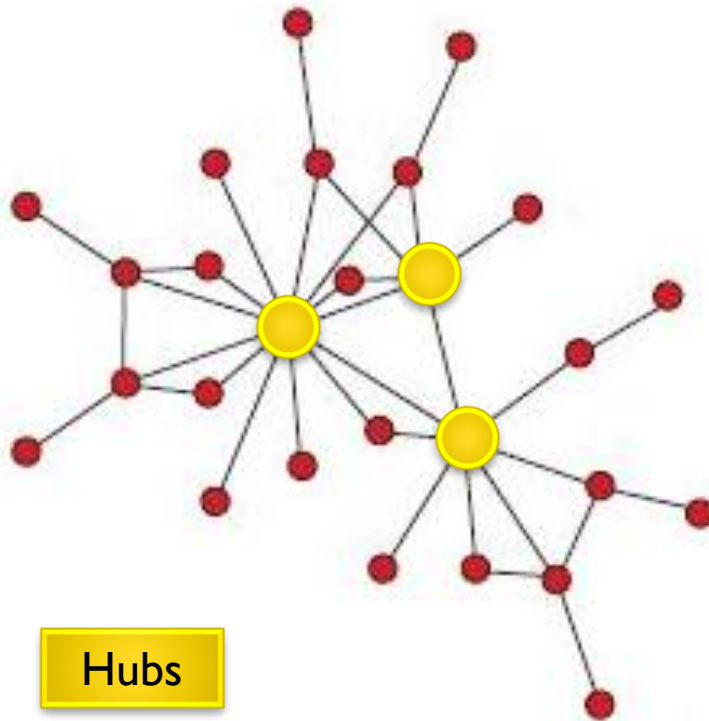
Lei de potência: $P(k) \sim k^{-\gamma}$
(onde γ depende da rede)

Sem log-log:



Distribuição invariante à escala.
Daí o nome *scale-free* (“sem escala” ou “livre de escala”). Vejam [explicação!](#)

Redes “sem escala”



Rede altamente tolerante a falhas

Ex.: Internet não deixa de funcionar totalmente caso alguns roteadores falhem

Rede altamente vulnerável a ataques

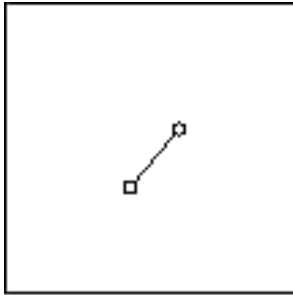
Ex.: Internet pode “parar” se os hubs deixarem de funcionar

Modelo *rich-get-richer*

- Mas como explicar o mecanismo por trás das redes sem escala?
- Barabási e Albert propuseram um modelo de grafo baseado em *crecimento* e *ligação preferencial*

Modelo *rich-get-richer*

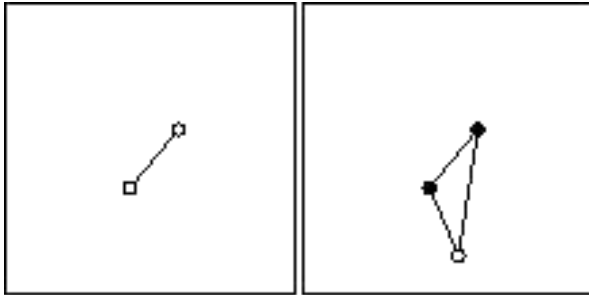
- Modelo BA (Barabási-Albert):



Crie um grafo com alguns vértices conectados

Modelo *rich-get-richer*

- Modelo BA (Barabási-Albert):

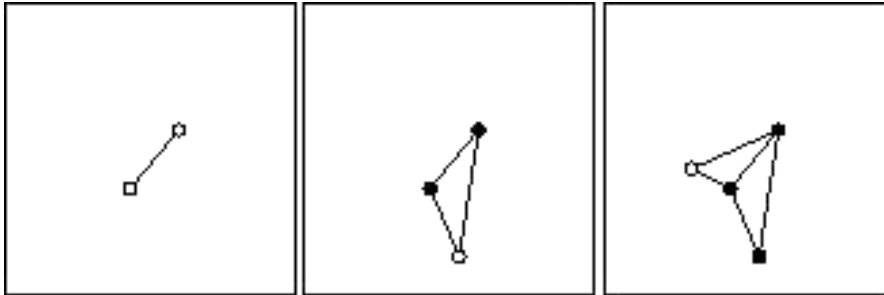


Adicione outro vértice (exibido em branco) e crie outras m arestas, conectando o novo vértice aos vértices previamente criados

Obs.: Nesse caso ($m=2$)

Modelo *rich-get-richer*

- Modelo BA (Barabási-Albert):

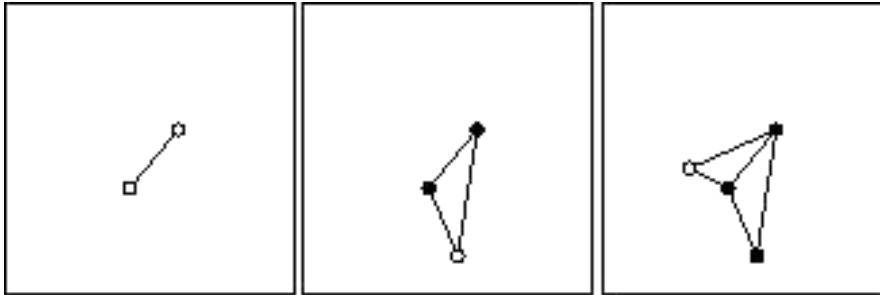


Adicione outro vértice e crie outras $m=2$ arestas.

Como escolher com quem conectar o novo vértice?

Modelo *rich-get-richer*

- Modelo BA (Barabási-Albert):



Adicione outro vértice e crie outras $m=2$ arestas.

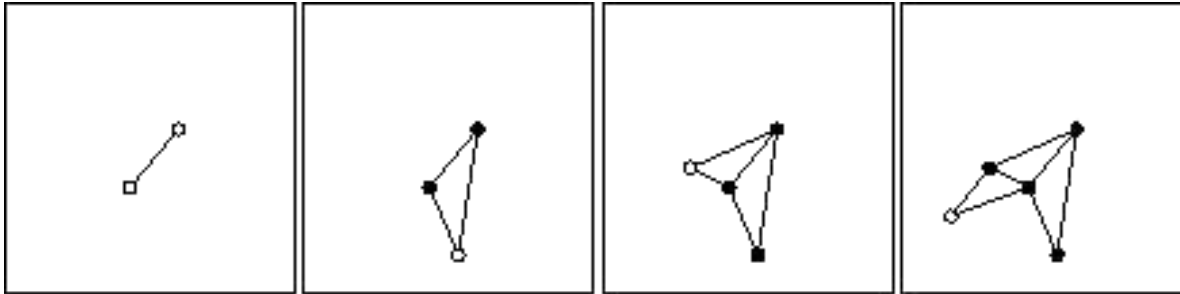
Como escolher com quem conectar o novo vértice?

Ligação preferencial → Quem tem maior grau tem maior probabilidade de receber novas conexões

A probabilidade de um vértice receber conexões é linearmente proporcional ao seu grau

Modelo *rich-get-richer*

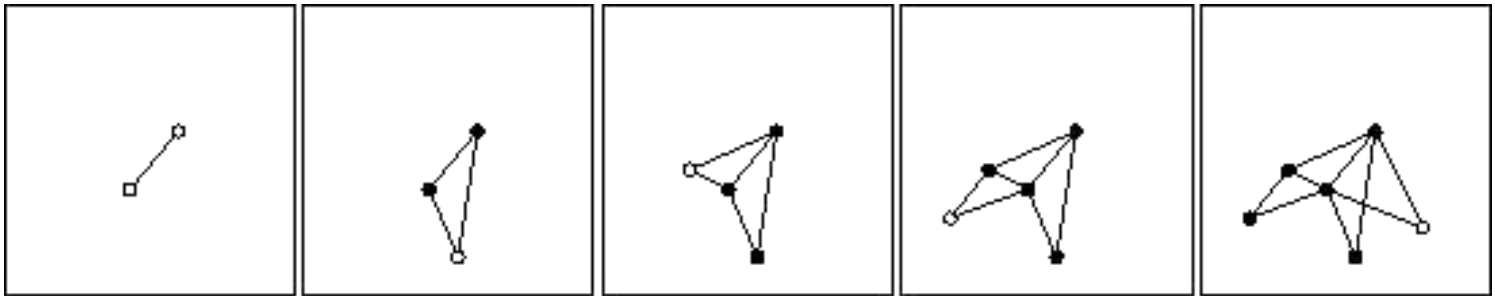
- Modelo BA (Barabási-Albert):



Adicione outro vértice e crie outras $m=2$ arestas por ligação preferencial

Modelo *rich-get-richer*

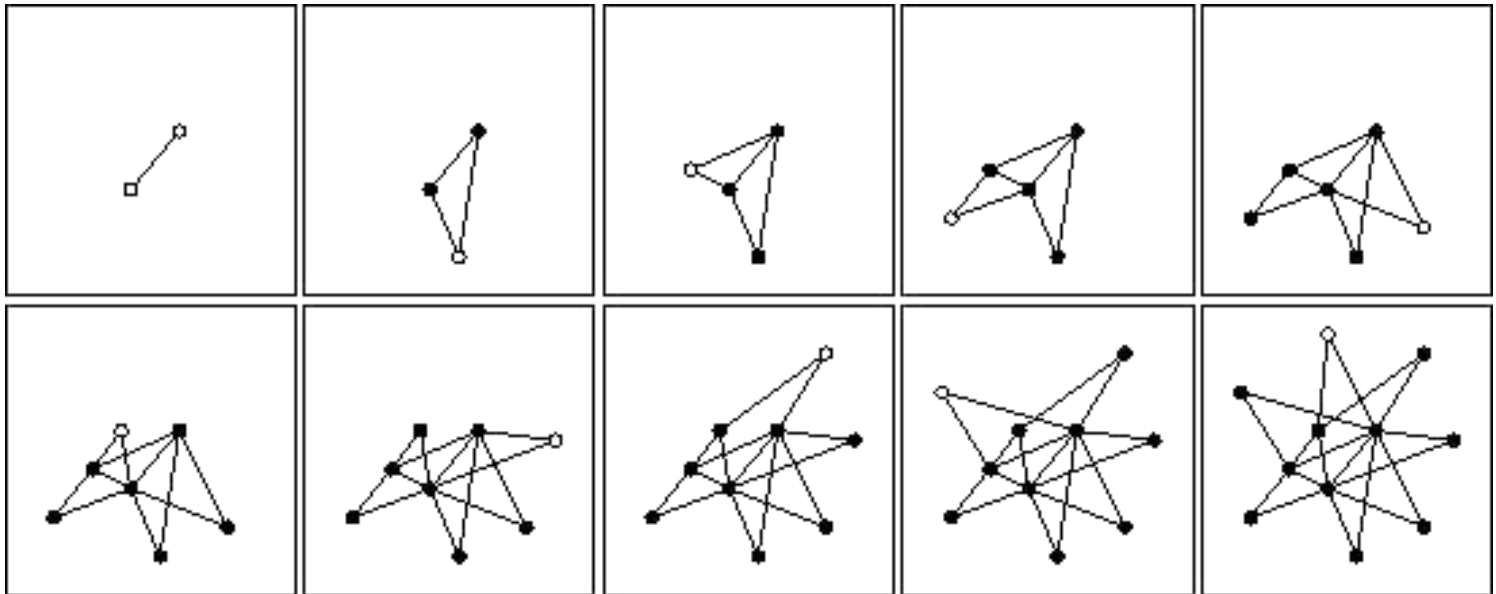
- Modelo BA (Barabási-Albert):



Adicione outro vértice e crie outras $m=2$ arestas por ligação preferencial

Modelo *rich-get-richer*

- Modelo BA (Barabási-Albert):



E assim sucessivamente, até o grafo ter o número N de vértices desejado

Sugestão de exercício

- Implemente em seu TAD Grafo uma função que cria um grafo de acordo com o modelo BA
 - Como vocês implementariam a ligação preferencial?
- A seguir, crie e compare grafos ER, WS e BA de acordo com suas distribuições de graus
 - Estime as distribuições usando [histogramas](#)!

Algoritmo (modelo BA)

```
função scale_free_graph(N, m) → retorna grafo G
  G ← Crie um grafo pequeno com T vértices (T>=m) e algumas arestas
    //para criar o grafo, pode usar a função random_graph
  node_list ← Inicialize uma lista vazia e dinâmica de número inteiros
para todo i e j tal que a aresta (i,j) pertença ao grafo G faça
    Adicione o inteiro i a node_list
    Adicione o inteiro j a node_list
fim_para
  //Segue agora o crescimento do grafo com ligação preferencial
para i de T+1 até N faça
  Adicione a G o vértice i
  para r de 1 até m faça //adiciona m novas conexões ao vértice i
    repita
      j ← sorteie um elemento de node_list //isso guia a ligação preferencial
    até_que i<>j e a aresta (i,j) não pertença a G
    Crie em G uma aresta não dirigida (i,j)
    Adicione o inteiro i a node_list
    Adicione o inteiro j a node_list
  fim_para
fim_para
retorne G
fim_função
```

Observação: Neste algoritmo, índices de vértices variam de 1 a N (e não de 0 a N-1)

Resumindo...


- **Redes complexas** são...


Resumindo...

- **Redes complexas** são sistemas representados por grafos que apresentam propriedades não triviais
- Quais propriedades?
 - É exatamente isso que os pesquisadores de redes complexas tentam descobrir, compreender e prever!
 - *Exemplos: pequeno-mundo e distribuição “sem escala”*



OUTROS CONCEITOS

- 
- Conceitos clássicos usados em redes complexas:
 - Ciclos
 - Caminhos mínimos
 - Árvores (hierarquias)
 - Árvores geradoras mínimas
 - Componentes conexos (conectados)
 - Percurso (travessia) em largura
 - Etc...
 - Além dos algoritmos e estruturas de dados associados

- 
- Além destes, outros conceitos costumam ser aplicados no estudo de redes complexas
 - *Veremos alguns adiante...*
 - Note que muitos já existiam antes de se falar em “redes complexas”
 - *Pode-se dizer que na última década houve um renascimento dos estudos em grafos*