# Redes complexas Análise de redes

Aluno: Leonardo Ribeiro

Link para os algoritmos que fiz para gerar e analisar as redes (Lá tem o plot de todas as redes geradas):

https://github.com/L30-R1B/Analise-elaborada-redes-complexas.git

#### Redes reais escolhidas

#### **Facebook**

Rede de dados que consiste em 'círculos' (ou 'listas de amigos') do Facebook. Os dados do Facebook foram coletados dos participantes da pesquisa usando o Aplicativo facebook.

https://snap.stanford.edu/data/ego-Facebook.html

#### Resultados (bruto)

AVERAGE\_CLUSTERING=0.6055467186200865 AVERAGE\_DEGREE=43.69101262688784 AVERAGE\_DISTANCE=3.6925068496963913

#### Análise elaborada

Analisando os resultados obtidos para as redes de "círculos" ou "listas de amigos" do Facebook, observa-se algumas características importantes dessas redes sociais:

#### 1. Average Clustering (0.606)

- O coeficiente de agrupamento médio é relativamente alto, o que indica que os amigos de um usuário tendem a ser amigos entre si.
- Explicação: Em redes sociais como o Facebook, é comum que amigos em comum estejam conectados, formando pequenos "grupos" ou "círculos". Um coeficiente de agrupamento alto reflete a forte tendência de fechamento de triângulos, ou seja, se A é amigo de B e B é amigo de C, há uma alta probabilidade de A também ser amigo de C.

#### 2. Average Degree (43.691)

- O grau médio de 43.691 indica que, em média, cada usuário tem cerca de 44 amigos.
- Explicação: Este grau médio reflete o tamanho típico das redes pessoais em plataformas como o Facebook. Pode-se inferir que as listas de amigos não são excessivamente grandes, o que sugere uma rede social moderadamente densa, onde cada usuário interage com um número significativo, mas não excessivo, de outros usuários.

#### 3. Average Distance (3.693)

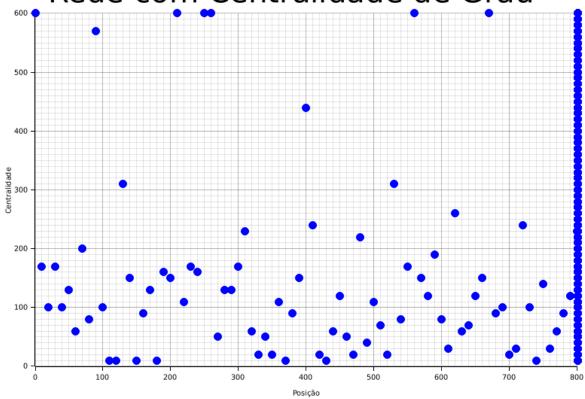
- A distância média entre dois usuários na rede é de aproximadamente
   3.7 passos.
- Explicação: Esta métrica reflete o fenômeno do "mundo pequeno" em redes sociais, onde qualquer pessoa está conectada a outra por um pequeno número de passos (ou conexões). Mesmo em uma rede grande, a distância média relativamente baixa indica que os usuários estão próximos uns dos outros em termos de conexões, facilitando a propagação rápida de informações e a manutenção de interações sociais.

#### Conclusões Gerais:

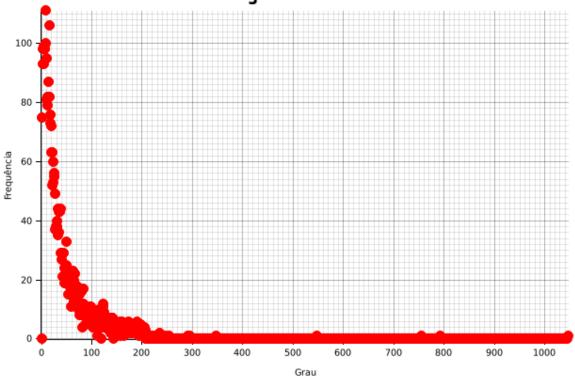
- Alta Densidade e Conectividade: A combinação de um alto coeficiente de agrupamento e uma distância média baixa sugere que a rede de amigos do Facebook é densa e altamente conectada, o que facilita interações rápidas e o fortalecimento de laços sociais.
- Efeito de "Círculos Sociais": As listas de amigos provavelmente refletem diferentes "círculos sociais" (família, colegas de trabalho, amigos da escola, etc.), que são grupos densamente interconectados dentro da rede maior.

#### Plot:

## Rede com Centralidade de Grau



### Distribuição de Graus



#### Colaborações científicas

Rede de colaboração Arxiv GR-QC (General Relativity and Quantum Cosmology) é da e-print arXiv e abrange colaborações científicas entre autores submetidos à categoria Relatividade Geral e Cosmologia Quântica.

https://snap.stanford.edu/data/ca-GrQc.html

#### Resultados (bruto)

AVERAGE\_CLUSTERING=0.42696359388481464 AVERAGE\_DEGREE=11.054559328500572 AVERAGE\_DISTANCE=6.048514960757815

#### Análise elaborada

A análise da rede de colaboração científica do Arxiv GR-QC (General Relativity and Quantum Cosmology) revela algumas características importantes sobre a estrutura dessa rede:

#### 1. Average Clustering (0.427)

- O coeficiente de agrupamento médio é moderadamente alto, indicando que os pesquisadores que colaboram com um autor tendem a colaborar também entre si.
- Explicação: Em redes de colaboração científica, um coeficiente de agrupamento significativo sugere que existe uma tendência de formação de "clusters" ou grupos de colaboração. Isso pode ocorrer quando grupos de pesquisadores trabalham juntos em projetos ou publicações específicas, reforçando a interconectividade dentro desses grupos.

#### 2. Average Degree (11.055)

- O grau médio de aproximadamente 11 indica que, em média, cada autor colabora com cerca de 11 outros autores.
- Explicação: Este valor reflete a densidade de colaboração na rede. Um grau médio moderado sugere que os autores tendem a colaborar com um grupo seleto de outros pesquisadores, o que é comum em disciplinas científicas especializadas, onde colaborações são formadas com base em interesses de pesquisa compartilhados.

#### 3. Average Distance (6.049)

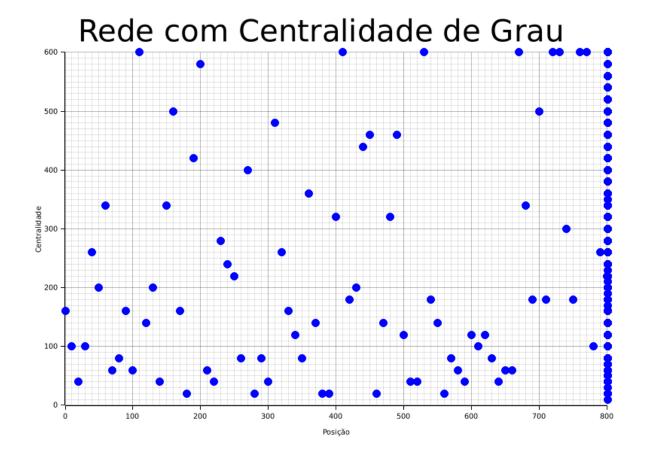
- A distância média entre dois autores na rede é de aproximadamente 6 passos.
- Explicação: Esta métrica indica que, mesmo em uma rede relativamente grande, os pesquisadores estão conectados por um pequeno número de colaborações intermediárias. Isso é característico de redes de colaboração científica, onde a "distância" entre dois autores (em termos de colaborações) tende a ser curta devido à interconectividade das subcomunidades científicas.

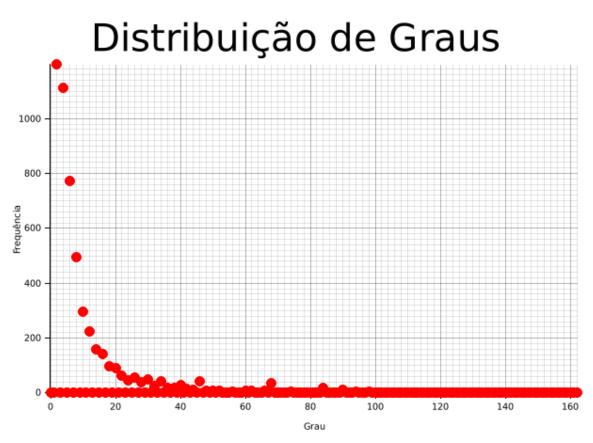
#### **Conclusões Gerais:**

- Estrutura Moderadamente Clusterizada: A rede GR-QC apresenta uma estrutura onde grupos de pesquisadores colaboram de forma mais intensa dentro de seus clusters, mas ainda mantêm uma conexão relativamente curta com o restante da rede. Isso facilita a disseminação de conhecimento e a formação de novas colaborações.
- Colaborações Focadas: O grau médio sugere que os autores mantêm um número razoável de colaborações, possivelmente com uma ênfase em projetos específicos ou áreas de pesquisa dentro de Relatividade Geral e Cosmologia Quântica.
- Propriedade de Mundo Pequeno: A baixa distância média é um indicativo de que a rede possui características de "mundo pequeno",

onde qualquer autor pode ser alcançado por meio de um número limitado de colaborações intermediárias, facilitando a comunicação e a troca de ideias na comunidade científica.

#### Plot





#### Redes Erdos-Renyi (n = 1000)

#### Resultados (bruto)

```
Erdos-Renyi
P equal 0.1
AVERAGE CLUSTERING=0.10020751226464145
AVERAGE DEGREE=100.064
AVERAGE DISTANCE=1.89985985985986
P equal 0.2
AVERAGE CLUSTERING=0.2001201477626434
AVERAGE DEGREE=199.788
AVERAGE DISTANCE=1.800012012012012
P equal 0.3
AVERAGE CLUSTERING=0.30052701887920874
AVERAGE DEGREE=300.304
AVERAGE DISTANCE=1.6993953953953953
P equal 0.4
AVERAGE CLUSTERING=0.3998680438886712
AVERAGE DEGREE=399.464
AVERAGE DISTANCE=1.6001361361361361
P equal 0.5
AVERAGE CLUSTERING=0.4991174387155794
AVERAGE DEGREE=498.526
AVERAGE DISTANCE=1.500974974974975
P equal 0.6
AVERAGE_CLUSTERING=0.5989544766302242
AVERAGE DEGREE=598.366
AVERAGE DISTANCE=1.4010350350350351
P equal 0.7
AVERAGE CLUSTERING=0.7001873430271539
AVERAGE DEGREE=699.462
AVERAGE DISTANCE=1.299837837837838
P equal 0.8
AVERAGE_CLUSTERING=0.8002617294056862
AVERAGE DEGREE=799.434
```

```
AVERAGE_DISTANCE=1.1997657657657657

P equal 0.9

AVERAGE_CLUSTERING=0.9004401501517536

AVERAGE_DEGREE=899.548

AVERAGE_DISTANCE=1.0995515515515515
```

#### Análise elaborada

A análise das redes de Erdős-Rényi com parâmetro de probabilidade P variando de 0.1 até 0.9 mostra o comportamento dessas redes à medida que a probabilidade de uma conexão entre dois nós quaisquer aumenta. Vou explorar cada métrica:

#### 1. Average Clustering

- O coeficiente de agrupamento médio (Average Clustering) aumenta linearmente conforme PPP aumenta.
- Explicação: No modelo Erdős-Rényi, as arestas são formadas de maneira independente entre cada par de nós com uma probabilidade PPP. Isso significa que à medida que PPP aumenta, a probabilidade de formação de triângulos (e, portanto, o coeficiente de agrupamento) também aumenta de maneira quase linear. Com PPP próximo de 1, a rede se aproxima de uma clique, onde cada nó está conectado a quase todos os outros, resultando em um alto coeficiente de agrupamento.

#### 2. Average Degree

- O grau médio (Average Degree) também aumenta linearmente com PPP.
- Explicação: Como PPP representa a probabilidade de qualquer par de nós estar conectado, o grau médio é diretamente proporcional a PPP multiplicado pelo número total de nós na rede. Isso explica o aumento linear do grau médio com o aumento de PPP.

#### 3. Average Distance

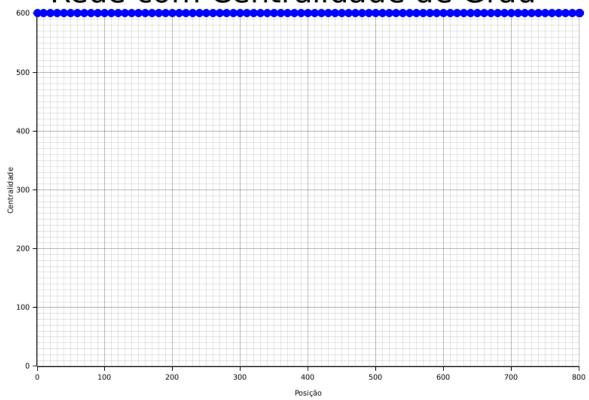
- A distância média (Average Distance) diminui à medida que PPP aumenta.
- Explicação: Em uma rede de Erdős-Rényi, à medida que PPP aumenta, mais arestas conectam diretamente os nós, criando caminhos mais curtos. Como resultado, a distância média entre dois nós quaisquer diminui. Quando PPP se aproxima de 1, a rede se torna densamente conectada, resultando em distâncias médias muito baixas, próximas de 1.

#### Conclusões Gerais:

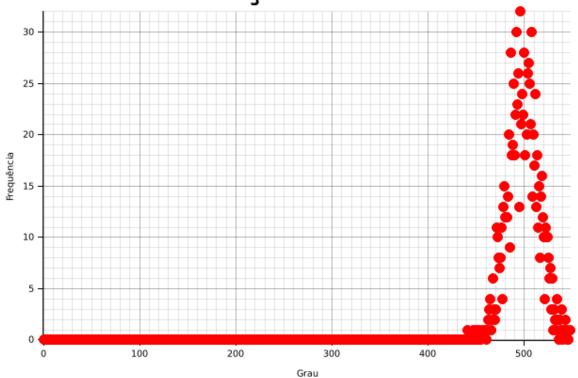
- Transição de Redes Esparsas para Densas: O modelo de Erdős-Rényi mostra uma clara transição de redes esparsas, com poucas conexões e maiores distâncias médias, para redes densas, com muitas conexões e pequenas distâncias médias. Esta transição é gradual e linear, refletida nas mudanças nas métricas de agrupamento e grau médio.
- Aleatoriedade e Conectividade Global: Em redes de Erdős-Rényi, o aumento da aleatoriedade (aumento de PPP) leva a uma conectividade global maior, diminuindo a distância média entre nós e aumentando a quantidade de triângulos. No entanto, o padrão de crescimento linear dessas métricas é diferente dos modelos de Watts-Strogatz e Barabási-Albert, onde mudanças nas estruturas de rede podem ser mais drásticas.

Plot (p = 0.5)

### Rede com Centralidade de Grau



## Distribuição de Graus



### Redes Watts-Strogatz (n = 1000, k = 6)

#### Resultados (bruto)

```
Watts-Strogatz
P equal 0.1
AVERAGE CLUSTERING=0.4317007936507932
AVERAGE DEGREE=6
AVERAGE DISTANCE=6.052464464464465
P equal 0.2
AVERAGE CLUSTERING=0.3093555555555566
AVERAGE DEGREE=6
AVERAGE DISTANCE=5.085099099099099
P equal 0.3
AVERAGE CLUSTERING=0.2087736652236653
AVERAGE DEGREE=6
AVERAGE DISTANCE=4.648570570570571
P equal 0.4
AVERAGE CLUSTERING=0.13740930735930726
AVERAGE DEGREE=6
AVERAGE DISTANCE=4.412818818818819
P equal 0.5
AVERAGE CLUSTERING=0.0731241702741702
AVERAGE DEGREE=6
AVERAGE DISTANCE=4.257243243243243
P equal 0.6
AVERAGE CLUSTERING=0.042686796536796516
AVERAGE DEGREE=6
AVERAGE DISTANCE=4.1745305305305305
P equal 0.7
AVERAGE CLUSTERING=0.018057070707070702
AVERAGE DEGREE=6
AVERAGE DISTANCE=4.139007007007007
P equal 0.8
AVERAGE CLUSTERING=0.011439876789876787
```

```
AVERAGE_DEGREE=6
AVERAGE_DISTANCE=4.1254254254254255

P equal 0.9
AVERAGE_CLUSTERING=0.005108513708513709

AVERAGE_DEGREE=6

AVERAGE_DISTANCE=4.110254254254254
```

#### Análise elaborada

A análise das redes de Watts-Strogatz com o parâmetro de reconfiguração PPP variando de 0.1 até 0.9 revela o comportamento das redes ao longo de diferentes graus de aleatoriedade. Aqui está o que se observa:

#### 1. Average Clustering

- O coeficiente de agrupamento médio (Average Clustering) diminui significativamente à medida que PPP aumenta.
- Explicação: Quando PPP é baixo (próximo de 0.1), a rede mantém uma estrutura mais regular, semelhante a um anel, onde a maioria das conexões é local. Isso resulta em um alto coeficiente de agrupamento. À medida que PPP aumenta, as conexões começam a ser mais aleatórias, quebrando os triângulos e, consequentemente, reduzindo o coeficiente de agrupamento. Com PPP próximo de 1, a rede se aproxima de um grafo aleatório, onde o coeficiente de agrupamento é muito baixo.

#### 2. Average Degree

- O grau médio (Average Degree) permanece constante em 6 em todas as configurações de PPP.
- **Explicação:** O modelo de Watts-Strogatz mantém o grau médio constante, pois o processo de reconfiguração não altera o número de arestas, apenas redistribui as conexões entre os nós.

#### 3. Average Distance

- A distância média (Average Distance) diminui à medida que PPP aumenta, mas de forma menos acentuada à medida que PPP se aproxima de 1.
- Explicação: Com valores baixos de PPP, a rede tem muitas conexões locais, resultando em uma maior distância média entre nós. À medida que PPP aumenta, algumas dessas conexões se tornam mais distantes, criando "atalhos" que reduzem a distância média entre os nós. Quando PPP é

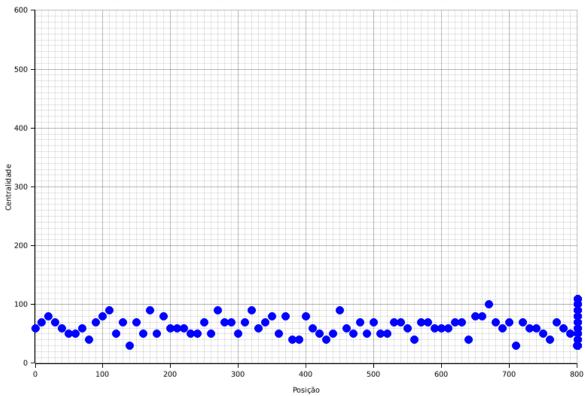
próximo de 1, a rede se comporta quase como um grafo aleatório, onde a distância média é baixa e pouco variável.

#### **Conclusões Gerais:**

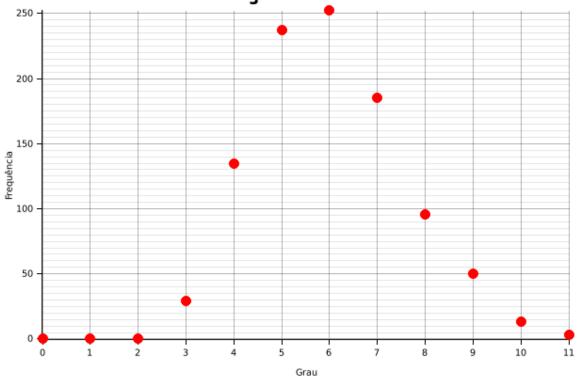
- Transição Ordenado-Aleatório: O modelo de Watts-Strogatz ilustra uma transição de uma rede altamente estruturada para uma rede quase aleatória à medida que PPP aumenta. Essa transição é refletida principalmente no coeficiente de agrupamento, que decai drasticamente, e na distância média, que se reduz à medida que mais atalhos são introduzidos na rede.
- "Mundo Pequeno": As redes de Watts-Strogatz mostram a característica de "mundo pequeno", onde uma pequena quantidade de reconfiguração (aumento em PPP) pode reduzir significativamente a distância média sem uma redução proporcional no coeficiente de agrupamento. Isso permite que essas redes mantenham alta localidade ao mesmo tempo que têm boas propriedades de conectividade global.

Plot (P = 0.5)

### Rede com Centralidade de Grau



## Distribuição de Graus



#### Babarási-Albert (m = 4)

#### Resultados (bruto)

```
Barabási-Albert
N equal 1000
AVERAGE CLUSTERING=0.03837474428630482
AVERAGE DEGREE=7.968
AVERAGE DISTANCE=3.171257257257257
N equal 2000
AVERAGE_CLUSTERING=0.021337184606406354
AVERAGE DEGREE=7.984
AVERAGE DISTANCE=3.406182091045523
N equal 3000
AVERAGE CLUSTERING=0.014568961513778504
AVERAGE DEGREE=7.989333333333334
AVERAGE DISTANCE=3.547078359453151
N equal 4000
AVERAGE CLUSTERING=0.013452151510318078
AVERAGE DEGREE=7.992
AVERAGE DISTANCE=3.611173293323331
N equal 5000
AVERAGE CLUSTERING=0.010248692159733966
AVERAGE DEGREE=7.9936
AVERAGE DISTANCE=3.694517543508702
N equal 6000
AVERAGE CLUSTERING=0.009115748679105268
AVERAGE DEGREE=7.9946666666666666
AVERAGE_DISTANCE=3.735418291937545
N equal 7000
AVERAGE CLUSTERING=0.007107057855708211
AVERAGE DEGREE=7.9954285714285716
AVERAGE DISTANCE=3.8224450839915907
N equal 8000
```

```
AVERAGE_CLUSTERING=0.0069826958886400935

AVERAGE_DEGREE=7.996

AVERAGE_DISTANCE=3.8364547755969496

N equal 9000

AVERAGE_CLUSTERING=0.006366240778380991

AVERAGE_DEGREE=7.99644444444444

AVERAGE_DISTANCE=3.896838611697596

N equal 10000

AVERAGE_CLUSTERING=0.006214001348392672

AVERAGE_DEGREE=7.9968

AVERAGE_DISTANCE=3.89000700070007
```

#### Análise elaborada

A análise dos resultados para as redes Barabási-Albert revela algumas tendências interessantes relacionadas ao comportamento típico dessas redes à medida que o número de nós (N) aumenta:

#### 1. Average Clustering

- O coeficiente de agrupamento médio (Average Clustering) diminui conforme o tamanho da rede aumenta.
- Explicação: O modelo Barabási-Albert gera redes com crescimento preferencial e sem ligações de triângulos (amigos de amigos), resultando em um coeficiente de agrupamento relativamente baixo. Com o aumento do número de nós, essa tendência se acentua, pois a probabilidade de novas conexões formarem triângulos diminui.

#### 2. Average Degree

- O grau médio (Average Degree) permanece praticamente constante em torno de 7.99, independentemente do valor de N.
- **Explicação:** No modelo Barabási-Albert, cada novo nó se conecta a um número fixo de nós existentes (no caso, aproximadamente 8). Portanto, o grau médio da rede não depende diretamente do número total de nós.

#### 3. Average Distance

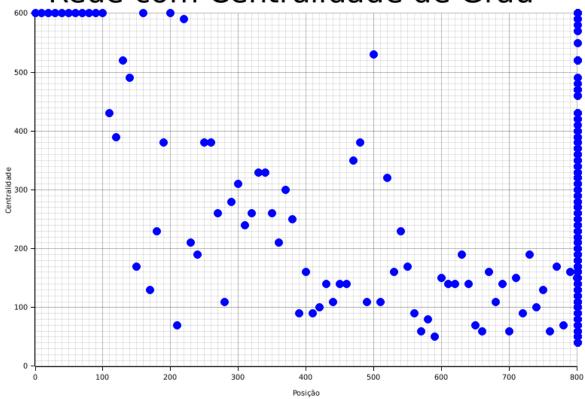
 A distância média (Average Distance) aumenta à medida que o número de nós aumenta.  Explicação: À medida que a rede cresce, a distância média entre dois nós quaisquer também aumenta. Isso é esperado, pois em uma rede maior, os caminhos mais curtos tendem a ser mais longos. Essa relação segue a lógica de "mundo pequeno" presente em redes complexas, onde a distância cresce lentamente em relação ao número total de nós.

#### **Conclusões Gerais:**

- Escalabilidade: A rede Barabási-Albert demonstra características de escalabilidade, onde o grau médio se mantém constante, mas outras propriedades, como o coeficiente de agrupamento e a distância média, mudam conforme a rede cresce.
- Conectividade: O fato de o coeficiente de agrupamento diminuir e a
  distância média aumentar com o crescimento da rede reflete o
  comportamento típico de redes geradas por processos de crescimento
  preferencial, onde novos nós tendem a se conectar a nós já bem conectados,
  formando uma estrutura hierárquica e menos "agrupada".

Plot (N = 5000)





## Distribuição de Graus

