Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

A Visual Evaluation Study of Graph Sampling Techniques

Evaristo Calisto Nhassengo

INSTITUTE OF MATHEMATICS AND COMPUTER SCIENCES

Outubro, 2018

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Cronograma

1 Introdução

2 Motivação

- **3** Comparações estatísticas
- **4** Questões

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Cronograma

Introdução

- 2 Motivação
- 3 Comparações estatísticas
- **4** Questões

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Introdução

Nas ultimas décadas a analise e Visualização tem evoluído de forma muito rápida, com aplicações em redes sociais, segurança, computação de alto desempenho, etc. No entanto, à medida que o tamanho de um gráfico cresce, as tarefas de analisar e visualizar se tornam extremamente difíceis.

Introdução

Motivação Comparações

estatísticas

Questões

Objectivos

- Objectivo Geral:
 - 1 Fazer um estudo de avaliação visual de técnicas de amostragem sobre grafos.
- Objectivos específicos:
 - 1 Estudar a influencia das técnicas de amostragem nas propriedades estatísticas do grafo;
 - 2 Estudar a influencia das técnicas de amostragem na visualização do grafo;

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Porque amostragem em grafos

A amostragem em grafos é necessária na análise de grafos por várias razões:

- 1 Exibir até mesmo um gráfico relativamente pequeno de vários milhares de vértices em uma tela é desafiador devido ao limite no tamanho da tela.
- 2 A segunda razão é que a análise de um gráfico grande é cara.
- 3 Grafos incompletos.

Pelas razoes acima, a amostragem em grafos tem como objectivo reduzir a complexidade do desenho do grafo , preservando as propriedades do grafo original.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Métodos de amostragem em grafos

Selecionam aleatoriamente vértices e nós, e formam um subgrafo que represente o grafo original.

- Node Sampling Os vértices são amostrados aleatoriamente e uniformemente. E é criado um subgrafo dos vértices amostrados e as arestas existentes no grafo original.
 - Random Degree Node (RDN)
- Edge Sampling Arestas são amostradas aleatoriamente e uniformemente.
 - Totally induced edge sampling
 - Ramdom Node-Edge (RNE)
- Traversal-based sampling
 - breadth-first sampling
 - Random-first sampling
 - Snowball sampling
 - Random walk sampling

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Base de Dados de Grafos

As Redes sociais , grafos de citação, gráficos de comunicação por e-mail e grafos da Internet são baixados da Stanford Network Analysis Platform (SNAP)

http://snap.stanford.edu/data/index.html . Os garfos mundo pequeno e os grafos aleatórios são criados a partir do NetworkX

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Base de Dados de Grafos

Dataset	Graph Type	Model	#Vertices	#Edges
Random	Directed	Model	10,000	100,246
Small-World	Undirected	Model	10,000	21,895
Scale-Free	Directed	Model	10,000	18,838
Email	Directed	Real	265,214	420,045
Citation	Directed	Real	34,546	421,578
Internet	Directed	Real	10,876	39,994
Facebook	Undirected	Real	4,039	88,234
U.S. Flight	Undirected	Real	235	1,297

Figura: Os conjuntos de dados e suas propriedades

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações estatísticas

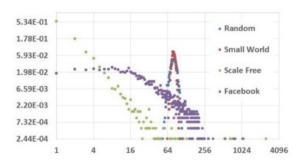


Figura: Distribuição de graus do modelo de gráfico aleatório (azul), mundo pequeno (vermelho), livre de escala (verde) e grafo de rede social (magenta)

 Grafo de rede social é um grafo complexo, diferente que qual quer outro modelo de grafo teórico

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

estatisticas

Questões

Comparações estatísticas

Propriedades dos grafos usadas para comparação dos grafos.

- DD- Degree distribution
- 2 ANDD- Average neighbor degree distribution
- 3 DCD- Degree centrality distribution
- 4 NBCD-Node betweenness centrality distribution
- **5** EBCD- Edge betweenness centrality distribution
- 6 LCCD- Local clustering coefficient distribution
- 7 EVCD- Eigenvector centrality distribution
- 8 InDD- In-degree distribution
- OutDD- Out-degree distribution

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações estatísticas

As técnicas de amostragem são avaliadas baseadas na comparação das distribuições propriedade dos grafos entre os métodos de amostragem.

Um bom método de amostragem deve produzir um grafo com resultados de amostragem próximos ao grafo original.



As distribuições de probabilidade das propriedades dos dois grafos devem ter uma curta distância entre elas.

Skew divergence (SD)

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações Visuais

Para comparar visualmente os métodos de amostragem foi usado o Gephi.

- Desenhar o garfo original, e usar este layout para para todos os grafos amostrados.
 - Preserve a localização do vértice;
 - Preserve a cor e tamanho;
 - Não são preservados os atributos das arestas (Cor, Pesos).

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações estatísticas

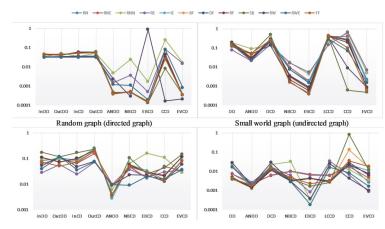


Figura: Resultado médio das comparações estatísticas entre os métodos de amostragem com taxas de amostragem de 10 a 50 por cento. O eixo vertical é os valores SD, o eixo horizontal representa as propriedades do gráfico e as linhas são métodos de amostragem.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações estatísticas

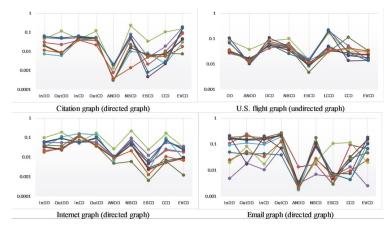


Figura: Resultado médio das comparações estatísticas entre os métodos de amostragem com taxas de amostragem de 10 a 50 por cento. O eixo vertical é os valores SD, o eixo horizontal representa as propriedades do gráfico e as linhas são métodos de amostragem.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações estatísticas

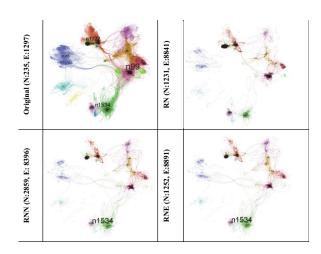


Figura:

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações estatísticas

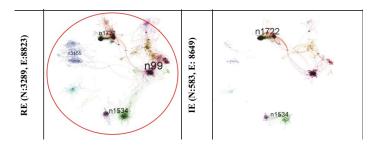


Figura: Comparação visual entre métodos de amostragem para dados do gráfico do Facebook (gráfico não direcionado) com taxa de amostragem de 10 porcentos nas bordas. Círculos Vermelhos no ER e círculo azul claro no SB mostram a área de cobertura espacial dos resultados da amostragem.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações estatísticas

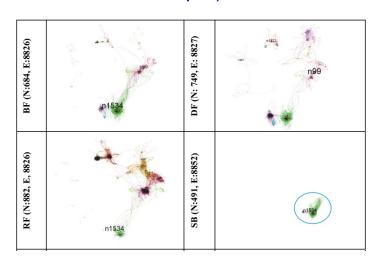


Figura:

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações estatísticas

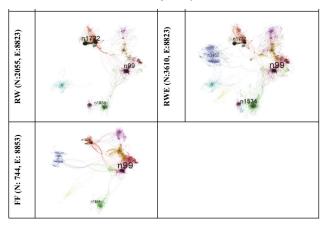


Figura: Comparação visual entre métodos de amostragem para dados do gráfico do Facebook (gráfico não direcionado) com taxa de amostragem de 10 porcentos nas bordas. Círculos Vermelhos no ER e círculo azul claro no SB mostram a área de cobertura espacial dos resultados da amostragem.

19/30

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações entre tipos de grafos

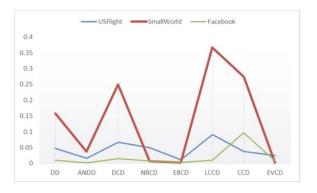


Figura: Resultados sumarizados para amostragem em grafos não direcionados

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações entre tipos de grafos

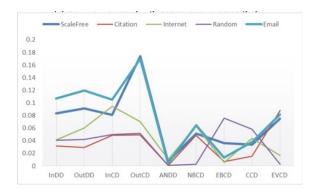


Figura: Resultados sumarizados para amostragem em grafos direcionados.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações das propriedades

Apenas alguns métodos são consistentes para algumas propriedades de certos tipos de grafos.

- Amostragem Random walk conserva bem a CCD em grafos n\u00e3o direcionados;
- Amostragem induced-edge conserva a ANDD em grafos direcionados.

Alguns tipos de grafos preservam algumas propriedades muito bem. As redes email, scale-free e ramdom tem uma performance consistente para **DD**, **OutDD**, **InDD**. Isto mostra que as propriedades do grafo devem ser consideradas na escolha da técnica de amostragem.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações Visuais

Fornecem 2 critérios de comparação visual, e o quão boa é cada técnica de amostragem.

Critério de comparação visual

- spatial coverage/ cobertura espacial
 - Uma boa técnica de amostragem deve produzir um grafo com uma cobertura espacial similar a do grafo original

Dos resultados experimentais foi visto que métodos aleatórios (random sampling) tem melhor cobertura espacial que os métodos transversais (traversal-based). Como exemplo veja

na figura de comparações visuais O resultados de Ramdom sampling da rede Facebook, e traversal-based sampling tais como como snowball.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Comparações Visuais

- Critério do número de Clusters o tamanho, e a estrutura.
 - observa-se que os métodos de amostragem relacionados à aresta (edge-related) (por exemplo, random edge) são melhores que node sampling e traversal-based quando a taxa de amostragem é pequena

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Observações Visuais

No artigo foram explorados 12 métodos de amostragem e aplicaram estes métodos a grafos de 235 a 265214 vértices e 1297 a 421578 arestas. Foram consideradas 9 propriedades para avaliar as técnicas de amostragem. A sua **referencia Visual e estatística** deve avaliar métodos de amostragem e a sua efetividade deve preservar as propriedades estatísticas e visuais do grafo original.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Observações Visuais

Os métodos de amostragem dependem de vários factores

- Tipo de grafo;
- Propriedade estatística desejada;
- Requisitos visuais

Os critérios de comparação visual fornecidos ajudam o usuário na comparação visual de grafos.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Sobre O Artigo

O Artigo explora as variadas técnicas de amostragem, estuda o impacto estatístico que cada um tem, do outro lado estuda o efeito visual que cada técnica produz, apresenta uma referencia de comparação visual e estatística mas não da uma explicação da razão da eficiência ou a falta de eficiência de uma determinada técnica de amostragem, tanto no sentido estatístico ou visual.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Algumas Questões

- 1 Diga duas razões para a amostragem sobre grafos;
- Diga quais são os critérios de comparação Visual entre grafos;
- 3 Quais são os factores principais ao escolher o tipo de amostragem nos grafos.

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Referencia do Artigo

 Título: A Visual Evaluation Study of Graph Sampling Techniques

Volume: 63,

data: 29 de Janeiro de 2017

DOI: https://doi.org/10.2352/ISSN.2470-1173.
2017.1.VDA-394

Publisher: Society for Imaging Science and Technology

Citações: 3 google Acadêmico

O artigo é da áreia de visualização, e as suas referencias são de da areia de visualização.

Agradecimento

A Visual Evaluation Study of Graph Sampling Techniques

Evaristo Calisto Nhassengo

Introdução

Motivação

Comparações estatísticas

Questões

Muito Obrigado!