PageRank

Antonio Luiz Rosa Teixeira Gustavo Zambonin

Universidade Federal de Santa Catarina Departamento de Informática e Estatística INE5413 — Grafos

Introdução

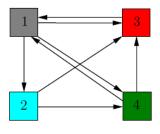
- ► Desenvolvido por Page e Brin em 1996
 - ► Parte do motor de busca da Google desde 1998
- ► Classificação de uma página na web, independente do seu conteúdo
- ► Entretanto, depende do número de links que apontam para ela
- Abrange diversas áreas da matemática
 - ► Teoria de grafos
 - Probabilidade e estatística
 - ▶ Álgebra linear
- Definições genéricas e aplicáveis a qualquer grafo

Motivação

- Motores de busca prévios utilizavam heurísticas facilmente manipuláveis
 - ► Tamanho do URL
 - Conteúdo bruto da página
 - ► Título da página
- ► Método mais eficiente de relevar páginas de acordo com as palavras-chave da pesquisa
- ► Evitar meios artificiais de inflação de popularidade

Modelagem

- Possível representar relações entre páginas como um grafo direcionado
- ► Seja um grafo G(V, A), então: $V = \{p \mid p \text{ é uma página da web}\}$ $A = \{(r_1, r_2) \mid r_1, r_2 \in V \text{ e } r_2 \}$ referencia r_1 por um hyperlink
- Assume-se um 'navegador' de páginas, que clicará em links aleatoriamente, até que isto seja impossível



Supondo uma rede com apenas quatro páginas e referências entre estas, tem-se o grafo acima.

Resolução

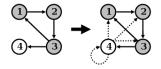
- ► Cada página deve transferir sua 'importância' $\frac{1}{k}$ para seus sucessores
 - ► k = grau de emissão do vértice
 - ▶ Processo de valoração de arestas
- ► Tem-se uma matriz de transições do grafo
- Para o exemplo anterior (cada coluna representa uma página):

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{2} & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{Av = \lambda v} 1 \cdot \begin{bmatrix} 0.7210 \\ 0.2403 \\ 0.5408 \\ 0.3605 \end{bmatrix}$$

▶ O autovetor denota a probabilidade das páginas serem visitadas

Problemas

► Se k=0 para uma página qualquer, então a página não afetaria outras, no modelo acima



A página '4', um sumidouro, deve possibilitar a navegação para o resto do grafo

- ► Se o grafo é desconexo, como mover entre componentes?
 - Considerar que o 'navegador' aleatório pode se cansar de clicar e querer trocar de página de outro modo
- Adicionar um fator probabilístico que lida com estes cenários

Aplicações

- ► Métrica para profundidade e extensão de web crawling
- ► Funções mais importantes no kernel Linux
- Recomendação de seguidores no Twitter, produtos na Amazon e filmes no Netflix
- ► Impacto científico de pesquisadores e artigos
- ► Sistema de ranking entre times ou atletas em esportes
- ► Encontrar genes correlacionados de acordo com um certo critério
- ▶ Predição de fluxo de tráfego e pessoas em um sistema urbano
- ► Ranking de isomorfismos de grafos

Referências

- Gleich, D. F. (2015).

 PageRank Beyond the Web.

 SIAM Review, 57(3):321–363.
- Page, L., Brin, S., Motwani, R., and Winograd, T. (1999). The PageRank Citation Ranking: Bringing Order to the Web. Technical Report 1999-66, Stanford InfoLab.
- Tanase, R. and Radu, R. (2009).

 PageRank Algorithm The Mathematics of Google Search.

 Lecture 3.
- Wills, R. S. (2006). Google's PageRank: The Math Behind the Search Engine. The Mathematical Intelligencer, 28(4):6−11.