

Análise de Links

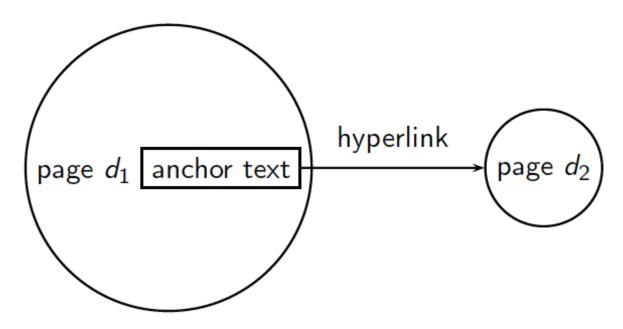
Prof. Luciano Barbosa (Parte do material retirado dos slides dos livros adotados)







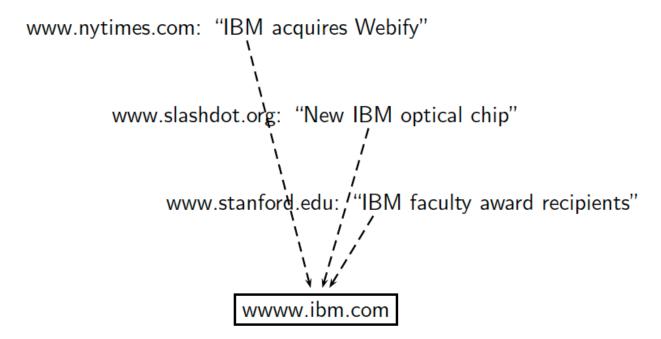
Web como Grafo Direcionado



- Suposições:
 - Um hiperlink é um sinal de qualidade
 - Âncora: descreve resumidamente o conteúdo da página que aponta
 - Exemplo: " you can find cheap cars here."
 - Anchor text: "you can find cheap cars here"



- Útil para consultas navegacionais
 - Ex: consulta "IBM"

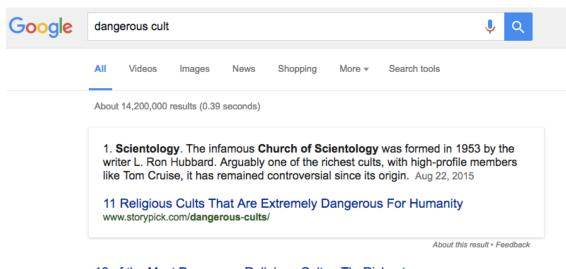


- Usualmente descrevem bem a página
- Pode ter peso maior no ranking do que o texto da página



Google Bombs

- Busca com resultados "ruins" por causa de âncoras manipuladas
- Ex: "dangerous cult"
 - Primeiro resultado no Google: Scientology



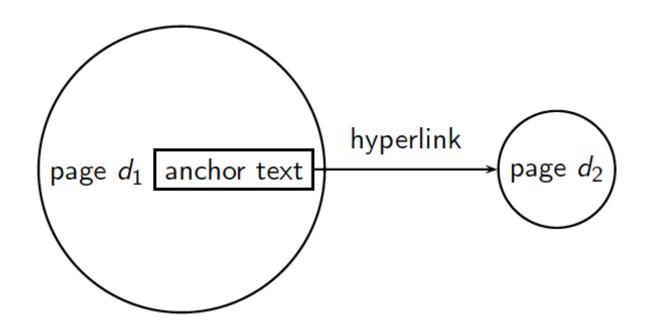
10 of the Most Dangerous Religious Cults - The Richest

www.therichest.com/rich-list/most.../10-of-the-most-dangerous-religious-cults/ ▼ Jun 3, 2014 - They talk of open threats and other dangerous methods which cult leaders use to ensure loyalty. The basis of the cult is a confusing mess of alien influence and the human psyche. But at the core, Scientology seems to be about a lot of money.



Análise de Links

 Objetivo: computar a importância de páginas baseado na topologia





Análise de Citações

- Oriundo da literatura científica
- Exemplo: "Miller (2001) has shown that physical"
- Citação: referência entre artigos científicos
- Pode medir
 - Similaridade de co-citação: dois artigos são similares se são citados pelos mesmos artigos
 - Na Web: operador "related:" do Google



"Related:" do Google



www.pop.com.br/ ▼ Translate this page

COMUNICADO IMPORTANTE. O portal POP foi DESATIVADO no dia 29 de Abril de 2016.

Agradecemos sua audiência durante todo o período em que o site ...

R7 – Últimas notícias, vídeos, esportes, entretenimento e mais

www.r7.com/ ▼ Translate this page

Acompanhe as últimas notícias e vídeos, além de tudo sobre esportes e entretenimento. Conheça o conteúdo e os serviços do R7, o portal da Rede Record.

Oi | Combo, TV, Celular, Internet, Fixo, Recarga

www.oi.com.br/ ▼ Translate this page

Descubra na Oi os melhores combos e planos para TV, Banda Larga, Internet Móvel, Celular e Fixo. Acesse a 2ª via da sua conta e muitos outros serviços.



Análise de Citações

- Oriundo da literatura científica
- Exemplo: "Miller (2001) has shown that physical"
- Citação: referência entre artigos científicos
- Pode medir
 - Similaridade de co-citação: dois artigos são similares se são citados pelos mesmos artigos
 - Na Web: operador "related:" do Google
 - Impacto de um artigo científico: número de citações a ele
 - Na Web: inlinks ou backlinks
 - Um alto número de inlinks não necessariamente indica alta qualidade (link spam)

PageRank

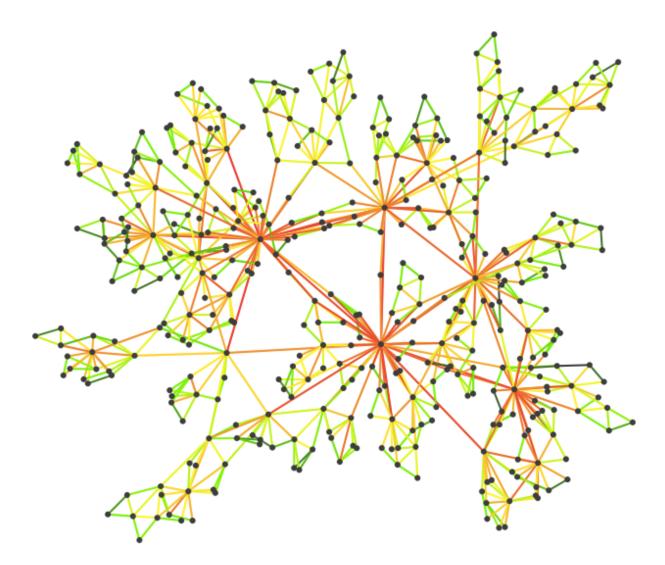
- Criado nos anos de 1960 por Pinsker e Narin
- Inspirado em citações científicas
- Citação = hiperlink
- Frequência ponderada de citações



Modelo por trás: Random Walk

- Inicia de uma página aleatória
- Em cada passo, segue os outlinks da página com igual probabilidade
- Após muitas visitas, cada página tem uma taxa de visitação estável
- Taxa de visitação = PageRank
- Probabilidade de estado estável







- Grafo com N estados (páginas)
- Começa em um estado e move para outro com uma certa probabilidade
- Matrix de transição N x N
 - Probabilidade de transição entre estados
 - Soma das probabilidades é 1



Exemplo:

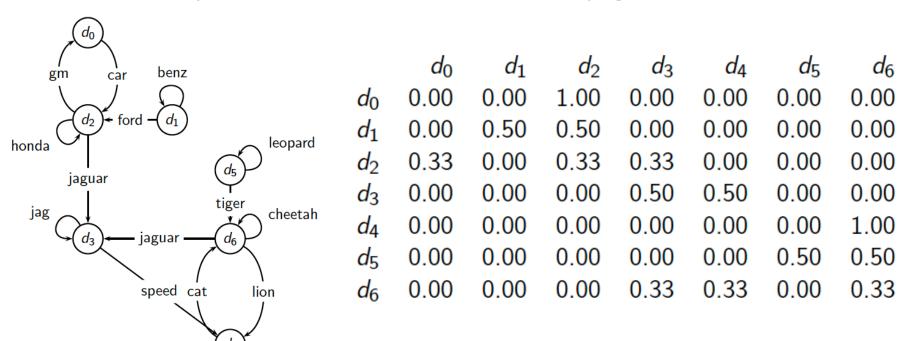
Example 11.1 According to Kemeny, Snell, and Thompson,² the Land of Oz is blessed by many things, but not by good weather. They never have two nice days in a row. If they have a nice day, they are just as likely to have snow as rain the next day. If they have snow or rain, they have an even chance of having the same the next day. If there is change from snow or rain, only half of the time is this a change to a nice day. With this information we form a Markov chain as follows. We take as states the kinds of weather R, N, and S. From the above information we determine the transition probabilities. These are most conveniently represented in a square array as

$$\mathbf{P} = \begin{matrix} \mathbf{R} & \mathbf{N} & \mathbf{S} \\ \mathbf{R} & 1/2 & 1/4 & 1/4 \\ 1/2 & 0 & 1/2 \\ \mathbf{S} & 1/4 & 1/4 & 1/2 \end{matrix} \right).$$

Fonte: https://www.dartmouth.edu/~chance/teaching_aids/books_articles/probability book/Chapter11.pdf

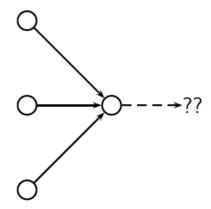


- Grafo com N estados (páginas)
- Matrix de transição N x N
 - Probabilidade de transição entre páginas
 - Soma das probabilidades dos outlinks de uma página é 1





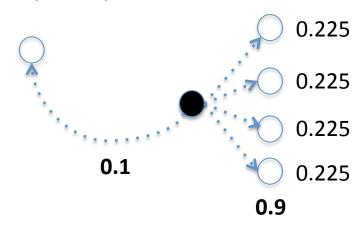
- PageRank = taxa de visitação após muitas visitas
- Grafo tem que ser ergótico
 - Existe um caminho de qualquer página para outra (irredutível): sem dead-ends
 - A Web possui dead ends
 - Random walk pode ficar presa em dead ends





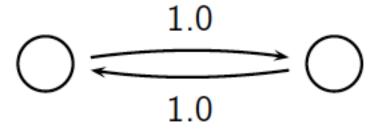
Solução para Dead Ends: **Teletransporte**

- Não fica preso em dead ends
- Em dead-end: Pular para uma página aleatória com prob = 1/N (N=número de nós)
- Qdo não:
 - Pular com uma probabilidade p (taxa de teletransporte) para uma página aleatória
 - Ir com probabilidade 1-p para um dos outlinks do nó
 - Por exemplo: se p = 0.1 e um nó com 4 outlinks: (1-0.1)/4=0.225





- PageRank = taxa de visitação após muitas visitas
- Grafo tem que ser ergótico
 - Existe um caminho de qualquer página para outra (irredutível): sem dead-ends
 - Aperiódico: o grafo não pode ser particionado tal que o random walker visite as partições sequencialmente



Grafo periódico



Cadeias de Markov Ergóticas

- Após um longo período, cada estado é visitado na proporção da taxa de visitação
- Não importa onde começa
- Teletransporte faz o grafo ergótico
- Probabilidade "estável" de visitação: PageRank



Cálculo do PageRank

Vetor de probabilidade diz onde o random walker está:

$$\vec{x} = (x_1, \dots, x_N)$$

Exemplo:

```
( 0 0 0 ... 1 ... 0 0 0 )
1 2 3 ... i ... N-2 N-1 N
```

```
( 0.05 0.01 0.0 ... 0.2 ... 0.01 0.05 0.03 )
1 2 3 ... i ... N-2 N-1 N
```

$$\sum x_i = 1$$

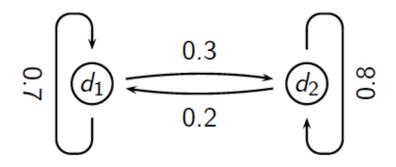


Passos do PageRank

- Matrix de transição P
- Próximo passo: $\vec{x}P$
- Depois de muitos passos (multiplição por P até convergir):
 - Steady state: $\vec{\pi} = (\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_N)$
 - Taxa de visitação no longo prazo (PageRank)
 - Uma entrada por página



Computando PageRank

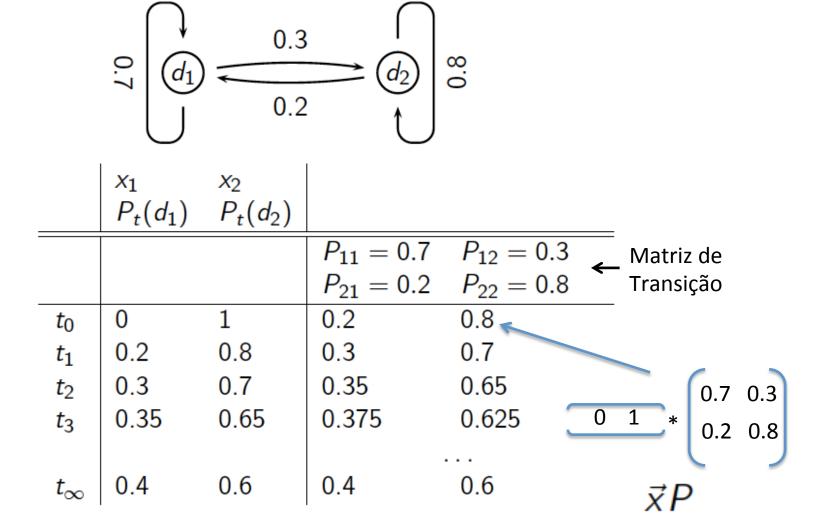


	$P_t(d_1)$	$P_t(d_2)$			
			$P_{11} = 0.7$	$P_{12} = 0.3$ $P_{22} = 0.8$	— ← Matriz de
			$P_{21} = 0.2$	$P_{22} = 0.8$	Transição
t_0	0	1	0.2	8.0	
t_1	0.2	8.0	0.3	0.7	
t_2	0.3	0.7	0.35	0.65	
t_3	0.35	0.65	0.375	0.625	
t_{∞}	0.4	0.6	0.4	0.6	

vector =
$$\vec{\pi} = (\pi_1, \pi_2) = (0.4, 0.6)$$



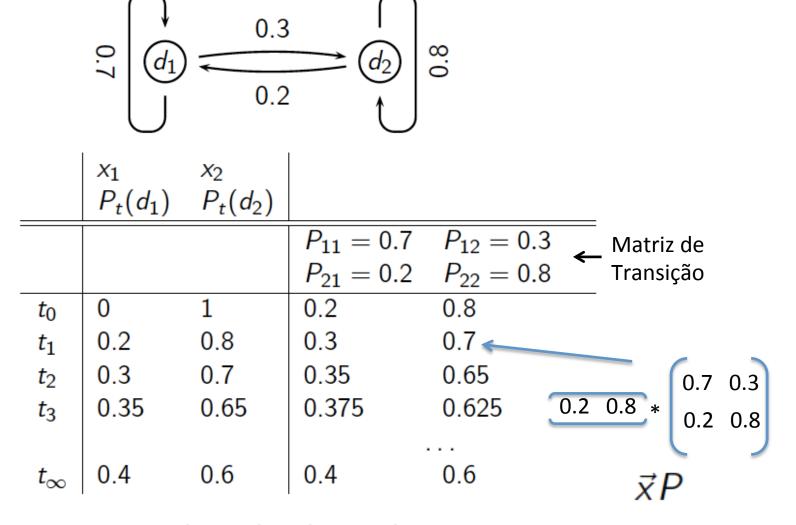
Passo 1



vector =
$$\vec{\pi} = (\pi_1, \pi_2) = (0.4, 0.6)$$



Passo 2



vector = $\vec{\pi} = (\pi_1, \pi_2) = (0.4, 0.6)$

Cln.ufpe.br



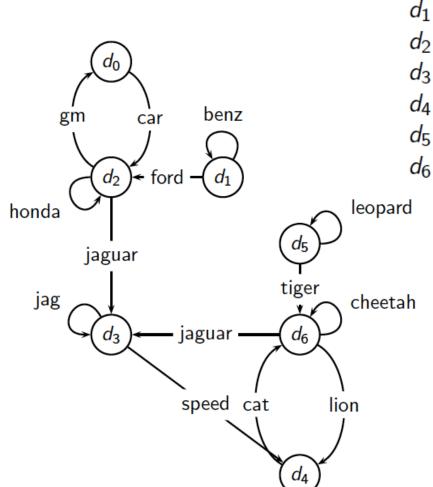
Passo 3

vector = $\vec{\pi} = (\pi_1, \pi_2) = (0.4, 0.6)$

Cln.ufpe.br



Outro Exemplo

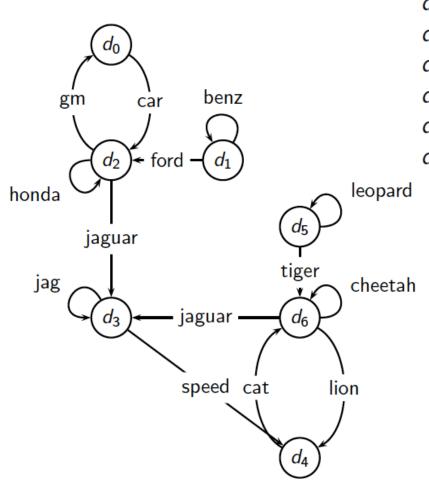


	d_0	d_1	d_2	d_3	d_4	d_5	d_6
d_0	0.00	0.00	1.00	0.00	0.00	0.00	0.00
d_1	0.00	0.50	0.50	0.00	0.00	0.00	0.00
d_2	0.33	0.00	0.33	0.33	0.00	0.00	0.00
d_3	0.00	0.00	0.00	0.50	0.50	0.00	0.00
d_4	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	1.00
d_5	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.50	0.50
d_6	0.00	0.00	0.00	0.33	0.33	0.00	0.33

Matriz de transição



Exemplo com Teletransporte



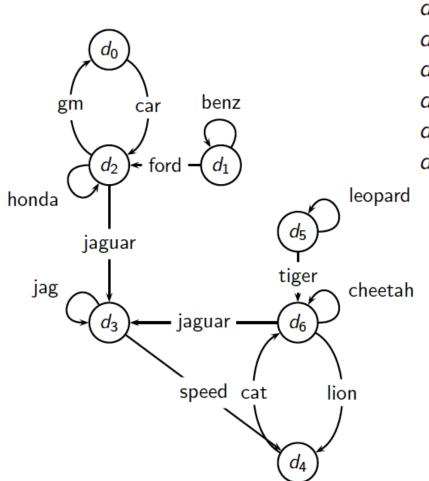
		d_0	d_1	d_2	d_3	d_4	d_5	d_6
(d_0	0.02	0.02	0.88	0.02	0.02	0.02	0.02
(d_1	0.02	0.45	0.45	0.02	0.02	0.02	0.02
(d_2	0.31	0.02	0.31	0.31	0.02	0.02	0.02
(d_3	0.02	0.02	0.02	0.45	0.45	0.02	0.02
(d_4	0.02	0.02	0.02	0.02	0.02	0.02	0.88
(d_5	0.02	0.02	0.02	0.02	0.02	0.45	0.45
(d_6	0.02	0.02	0.02	0.31	0.31	0.02	0.31

Matriz de transição com teletransporte (P)

Taxa de teletransporte = 0.12



Exemplo com Teletransporte



	d_0	d_1	d_2	d_3	d_4	d_5	d_6
d_0	0.02	0.02	0.88	0.02	0.02	0.02	0.02
d_1	0.02	0.45	0.45	0.02	0.02	0.02	0.02
d_2	0.31	0.02	0.31	0.31	0.02	0.02	0.02
d_3	0.02	0.02	0.02	0.45	0.45	0.02	0.02
d_4	0.02	0.02	0.02	0.02	0.02	0.02	0.88
d_5	0.02	0.02	0.02	0.02	0.02	0.45	0.45
d_6	0.02	0.02	0.02	0.31	0.31	0.02	0.31

Matriz de transição com teletransporte (P)

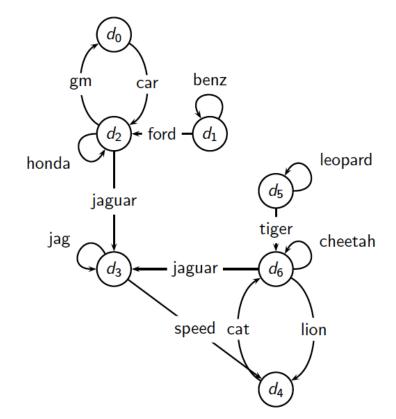
Taxa de teletransporte = 0.12



	\vec{x}	$\vec{x}P^1$	$\vec{x}P^2$	$\vec{x}P^3$	$\vec{x}P^4$	$\vec{x}P^5$	$\vec{x}P^6$	$\vec{x}P^7$	$\vec{x}P^8$	$\vec{x}P^9$	$\vec{x}P^{10}$	$\vec{x}P^{11}$	$\vec{x}P^{12}$	$\vec{x}P^{13}$
d_0	0.14	0.06	0.09	0.07	0.07	0.06	0.06	0.06	0.06	0.05	0.05	0.05	0.05	0.05
d_1	0.14	0.08	0.06	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04
d_2	0.14	0.25	0.18	0.17	0.15	0.14	0.13	0.12	0.12	0.12	0.12	0.11	0.11	0.11
d_3	0.14	0.16	0.23	0.24	0.24	0.24	0.24	0.25	0.25	0.25	0.25	0.25	0.25	0.25
d_4	0.14	0.12	0.16	0.19	0.19	0.20	0.21	0.21	0.21	0.21	0.21	0.21	0.21	0.21
d_5	0.14	0.08	0.06	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04
d_6	0.14	0.25	0.23	0.25	0.27	0.28	0.29	0.29	0.30	0.30	0.30	0.30	0.31	0.31
	•	P	d_{0} d_{1} d_{2} d_{3} d_{4} d_{5} d_{6}	d ₀ 0.02 0.31 0.02 0.02 0.02	0.0 0.4 0.0 0.0 0.0	2 0. 5 0. 2 0. 2 0. 2 0. 2 0.	45 (31 (02 (02 (02 (d ₃ 0.02 0.02 0.31 0.45 0.02 0.02 0.31	d ₄ 0.02 0.02 0.02 0.45 0.02 0.02 0.31	d ₅ 0.02 0.02 0.02 0.02 0.02 0.45 0.02	d ₆ 0.02 0.02 0.02 0.02 0.88 0.45 0.31			n ufpe br

Cln.ufpe.br





	\vec{x}	$\vec{x}P^1$	$\vec{x}P^2$	$\vec{x}P^3$	$\vec{x}P^4$	$\vec{x}P^5$	$\vec{x}P^6$	$\vec{x}P^7$	$\vec{x}P^8$	$\vec{x}P^9$	$\vec{x}P^{10}$	$\vec{x}P^{11}$	$\vec{x}P^{12}$	$\vec{x}P^{13}$
d_0	0.14	0.06	0.09	0.07	0.07	0.06	0.06	0.06	0.06	0.05	0.05	0.05	0.05	0.05
d_1	0.14	0.08	0.06	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04
d_2	0.14	0.25	0.18	0.17	0.15	0.14	0.13	0.12	0.12	0.12	0.12	0.11	0.11	0.11
d_3	0.14	0.16	0.23	0.24	0.24	0.24	0.24	0.25	0.25	0.25	0.25	0.25	0.25	0.25
d_4	0.14	0.12	0.16	0.19	0.19	0.20	0.21	0.21	0.21	0.21	0.21	0.21	0.21	0.21
d_5	0.14	0.08	0.06	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04	0.04
d_6	0.14	0.25	0.23	0.25	0.27	0.28	0.29	0.29	0.30	0.30	0.30	0.30	0.31	0.31

Sumário

- Pré-processamento
 - Dado um grafo, construir matriz de transição
 - Aplicar teletranporte
 - Computar pagerank
- Processamento de consultas
 - Recuperar páginas que satisfazem a consulta
 - Ranquear baseado em pagerank



- Usuários da Web não são random walkers
 - Botão de back, bookmarks e buscas
- PageRank isolado pode gerar resultados ruins
 - Considere a consulta: serviço de vídeo
 - Página do Yahoo contém as duas palavras e tem alto pagerank
 - Seria bem ranqueada
- Na prática: ranqueamento de acordo com a combinação de vários fatores

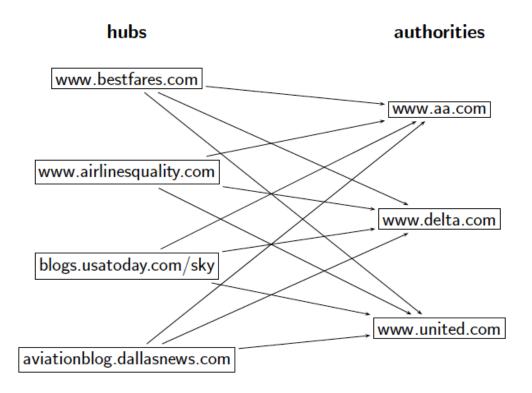


Importância do PageRank

- Conhecido como o componente mais importante do ranking
- Na realidade:
 - Outros componentes tão importantes quanto: âncora, frases, proximidade, tiered indexes
 - Problema com link spam
- Também usado em crawling



- Premissa: dois tipos diferentes de relevância na Web
 - Hub: página que aponta para várias páginas importantes (autoridades)
 - Autoridade: páginas importantes apontadas por hubs



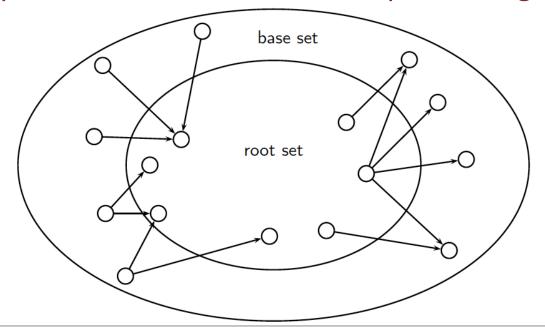


- Premissa: dois tipos diferentes de relevância na Web
 - Hub: página que aponta para várias páginas importantes (autoridades)
 - Autoridade: páginas importantes apontadas por hubs
- PageRank não faz essa suposição
- Definição circular:
 - Um bom hub aponta para várias autoridades
 - Uma boa autoridade é apontada por vários hubs



Computação do HITS

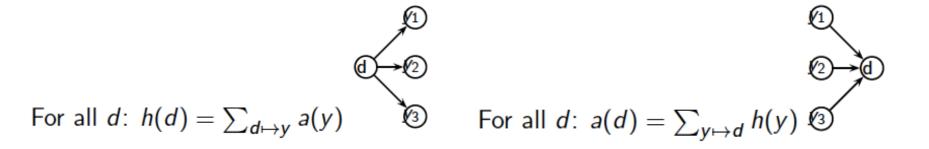
- 1. Usuário realiza uma busca
- 2. O resultado da busca é o conjunto raiz
- 3. Adicionam-se os inlinks e outlinks do conjunto raiz (conjunto base)
- Computam-se hubs e autoridades para esse grafo





Computação de HITS

Processo iterativo



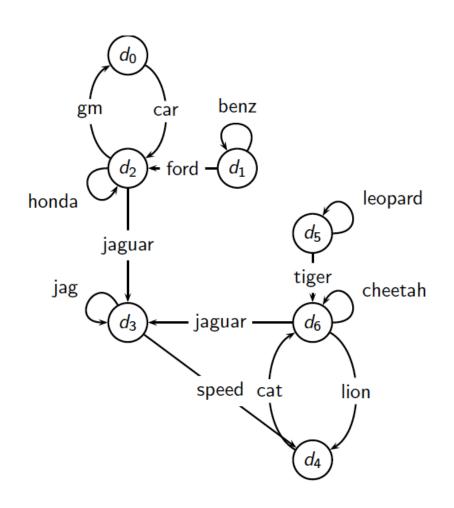
- Iterar nesses dois passos até convergir
- Em notação de matrix: $\vec{h} = A\vec{a}$ $\vec{a} = A^T\vec{h}$
 - A: matriz de adjacência



Computação de HITS

- Depois de convergir (dois rankings)
 - Páginas com h mais altos são os hubs
 - Páginas com a mais altos são os autoridades
- Valores relativos
- Em geral, converge em poucas iterações

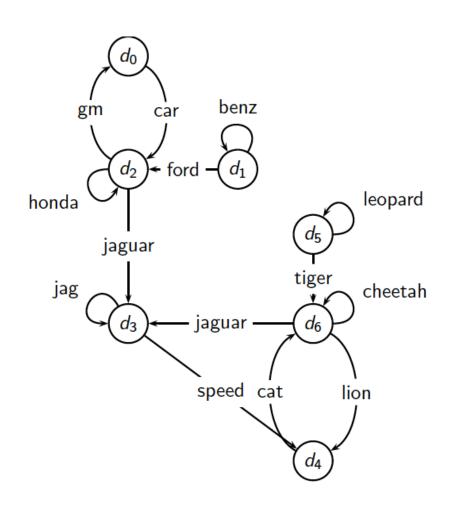




	d_0	d_1	d_2	d_3	d_4	d_5	d_6
d_0	0	0	1	0	0	0	0
d_1	0	1	1	0	0	0	0
d_2	1	0	1	2	0	0	0
d_3	0	0	0	1	1	0	0
d_4	0	0	0	0	0	0	1
d_5	0	0	0	0	0	1	1
d_6	0	0	0	2	1	0	1

Matriz de adjacência: A



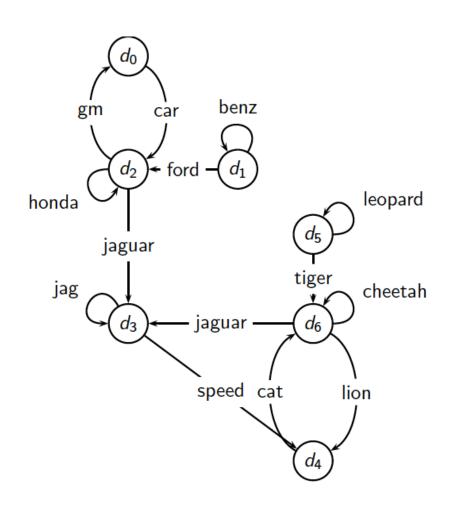


	\vec{h}_0	$ec{h}_1$	\vec{h}_2	\vec{h}_3	\vec{h}_4	\vec{h}_5
d_0	0.14	0.06	0.04	0.04	0.03	0.03
d_1	0.14	0.08	0.05	0.04	0.04	0.04
d_2	0.14	0.28	0.32	0.33	0.33	0.33
d_3	0.14	0.14	0.17	0.18	0.18	0.18
-	0.14					
d_5	0.14	0.08	0.05	0.04	0.04	0.04
d_6	0.14	0.30	0.33	0.34	0.35	0.35

Vetores de hubs

	\vec{a}_1	\vec{a}_2	\vec{a}_3	\vec{a}_{4}	\vec{a}_5	\vec{a}_6	\vec{a}_7
d_0	0.06	_					
	0.06						
	0.19						
d_3	0.31	0.43	0.46	0.46	0.46	0.47	0.47
d_4	0.13	0.14	0.16	0.16	0.16	0.16	0.16
d_5	0.06	0.03	0.02	0.01	0.01	0.01	0.01
d_6	0.19	0.14	0.13	0.13	0.13	0.13	0.13





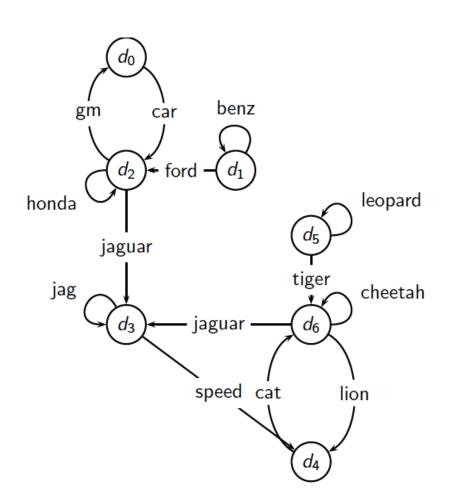
	\vec{h}_0	$ec{h}_1$	\vec{h}_2	\vec{h}_3	\vec{h}_4	\vec{h}_5
d_0	0.14	0.06	0.04	0.04	0.03	0.03
d_1	0.14	0.08	0.05	0.04	0.04	0.04
d_2	0.14	0.28	0.32	0.33	0.33	0.33
d_3	0.14	0.14	0.17	0.18	0.18	0.18
d_4	0.14	0.06	0.04	0.04	0.04	0.04
d_5	0.14	0.08	0.05	0.04	0.04	0.04
d_6	0.14	0.30	0.33	0.34	0.35	0.35

Vetores de hubs

	\vec{a}_1	\vec{a}_2	\vec{a}_3	\vec{a}_4	\vec{a}_5	\vec{a}_6	\vec{a}_7
d_0	0.06	0.09	0.10	0.10	0.10	0.10	0.10
d_1	0.06	0.03	0.01	0.01	0.01	0.01	0.01
_		0.14					
d_3	0.31	0.43	0.46	0.46	0.46	0.47	0.47
d_4	0.13	0.14	0.16	0.16	0.16	0.16	0.16
d_5	0.06	0.03	0.02	0.01	0.01	0.01	0.01
d_6	0.19	0.14	0.13	0.13	0.13	0.13	0.13

Vetores de autoridades





	a	h
d_0	0.10	0.03
d_1	0.01	0.04
d_2	0.12	0.33
d_3	0.47	0.18
d_4	0.16	0.04
d_5	0.01	0.04
d_6	0.13	0.35

- Páginas com mais in-degree: d₂, d₃, d₆
- Páginas com mais out-degree: d₂, d₆
- Página com maior PageRank: d₆
- Página com maior hub: d₆
- Páginas com maior autoridade: d₃



Autoridades para a Consulta "Chicago Bulls"

```
0.85 www.nba.com/bulls
0.25 www.essex1.com/people/jmiller/bulls.htm
    "da Bulls"
0.20 www.nando.net/SportServer/basketball/nba/chi.html
    "The Chicago Bulls"
0.15 users.aol.com/rynocub/bulls.htm
    "The Chicago Bulls Home Page"
0.13 www.geocities.com/Colosseum/6095
    "Chicago Bulls"
```

(Ben-Shaul et al, WWW8)



Exemplo de Autoridade





Hubs para a Consulta "Chicago Bulls"

- 1.62 www.geocities.com/Colosseum/1778 "Unbelieveabulls!!!!"
- 1.24 www.webring.org/cgi-bin/webring?ring=chbulls "Erin's Chicago Bulls Page"
- 0.74 www.geocities.com/Hollywood/Lot/3330/Bulls.html "Chicago Bulls"
- 0.52 www.nobull.net/web_position/kw-search-15-M2.htm "Excite Search Results: bulls"
- 0.52 www.halcyon.com/wordsltd/bball/bulls.htm "Chicago Bulls Links"

(Ben-Shaul et al, WWW8)



Exemplo de Hub



Returning Cus

City Guide \

Minnesota Timberwolves Tickets
New Jersey Nets Tickets
New Orleans Hornets Tickets
New York Knicks Tickets
Oklahoma City Thunder Tickets
Orlando Magic Tickets
Philadelphia 76ers Tickets
Phoenix Suns Tickets
Portland Trail Blazers Tickets
Sacramento Kings Tickets
San Antonio Spurs Tickets
Toronto Raptors Tickets

NBA All-Star Weekend NBA Finals Tickets NBA Playoffs Tickets

Washington Wizards Tickets

All NBA Tickets

Utah Jazz Tickets

Official Website Links:

Chicago Bulls (official site) http://www.nba.com/bulls/

Fan Club - Fan Site Links:

Chicago Bulls

Chicago Bulls Fan Site with Bulls Biog, News, Bulls Forum, Wallpapers and all your basic Chicago Bulls essentials!!

http://www.bullscentral.com

Chicago Bulls Blog

The place to be for news and views on the Chicago Bulls and NBA Basketball! http://chi-bulls.blogspot.com

News and Information Links:

Event Selections

Sporting Events

MLB Baseball Tickets

NFL Football Tickets

NBA Basketball Tickets

NHL Hockey Tickets

NASCAR Racing Tickets

PGA Golf Tickets

Tennis Tickets

NCAA Football Tickets

Chicago Sun-Times (local newspaper)

http://www.suntimes.com/sports/basketball/bulls/index.html

Chicago Tribune (local newspaper)

http://www.chicagotribune.com/sports/basketball/bulls/

Wikipedia - Chicago Bulls

All about the Chicago Bulls from Wikipedia, the free online encyclopedia. http://en.wikipedia.org/wiki/Chicago Bulls

Merchandise Links:

Chicago Bulls watches

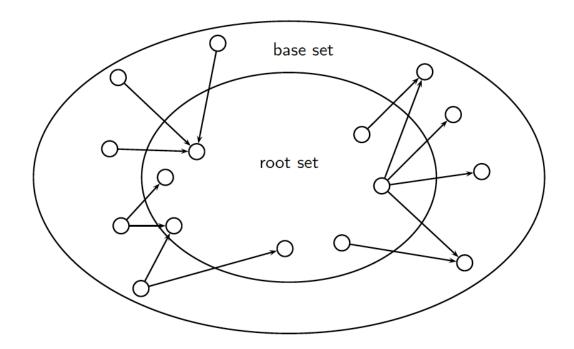
http://www.sportimewatches.com/NBA_watches/Chicago-Bulls-watches.html

Cln.ufpe.br



HITS: Considerações

- Conteúdo só usado para construir o conjunto raiz
- Páginas no conjunto base podem não ter termos da consulta
- Problema: páginas na base podem não ser no tópico da consulta





Diferenças HITS e PageRank

- Em termos de computação
 - PageRank: pré-computado
 - HITS: tempo de consulta
- HITS produz 2 rankings, PageRank apenas um
- HITS pode ser aplicado para toda a Web
- PageRank a um pequeno conjunto
- Na Web um bom hub é usualmente uma boa autoridade
- Problema com Web spam