UFSC/CTC/INE

Deep Web

Ronaldo S. Mello

2013/2

Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

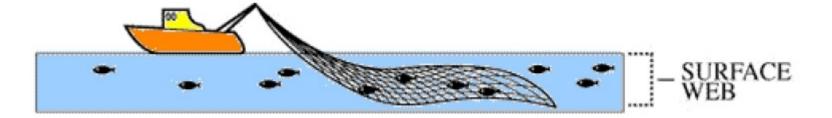
Referências

Dados na Web

- Um "oceano" de conteúdo
- Pesquisa a dados na Web
 - "Atirar uma rede neste oceano"
- Oceano
 - Tem uma superfície
 - Alguns animais (dados) são facilmente visíveis
 - Fácil capturá-los com a rede (pesquisá-los)
 - É profundo
 - Animais que não são visíveis
 - Difícil encontrá-los e capturá-los

Surface Web (ou Web Visível)

- Dados em páginas Web estáticas
 - Dados alcançados pelas máquinas de busca search engines - "barcos pesqueiros"
 - Google, Yahoo!, Bing, ...
- Processo de pesquisa
 - Não é focado em domínio (keywords)
 - Dados são facilmente localizados no conteúdo da página ou através de seus *links*



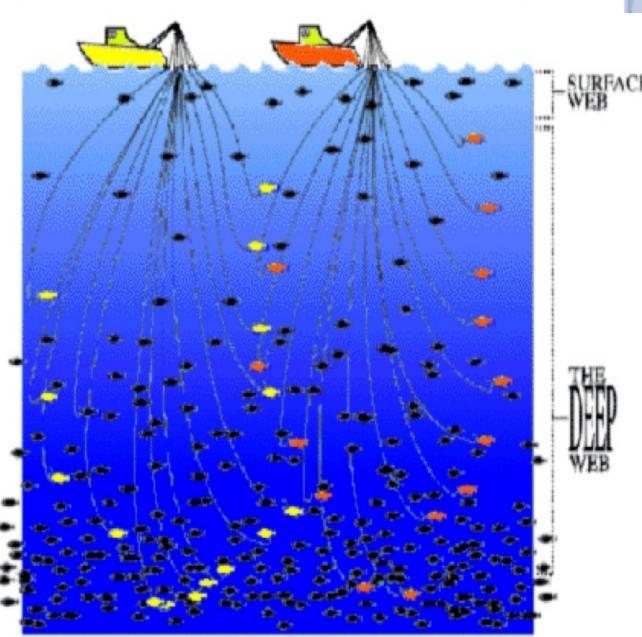
Deep Web (ou Web Escondida)

Dados invisíveis

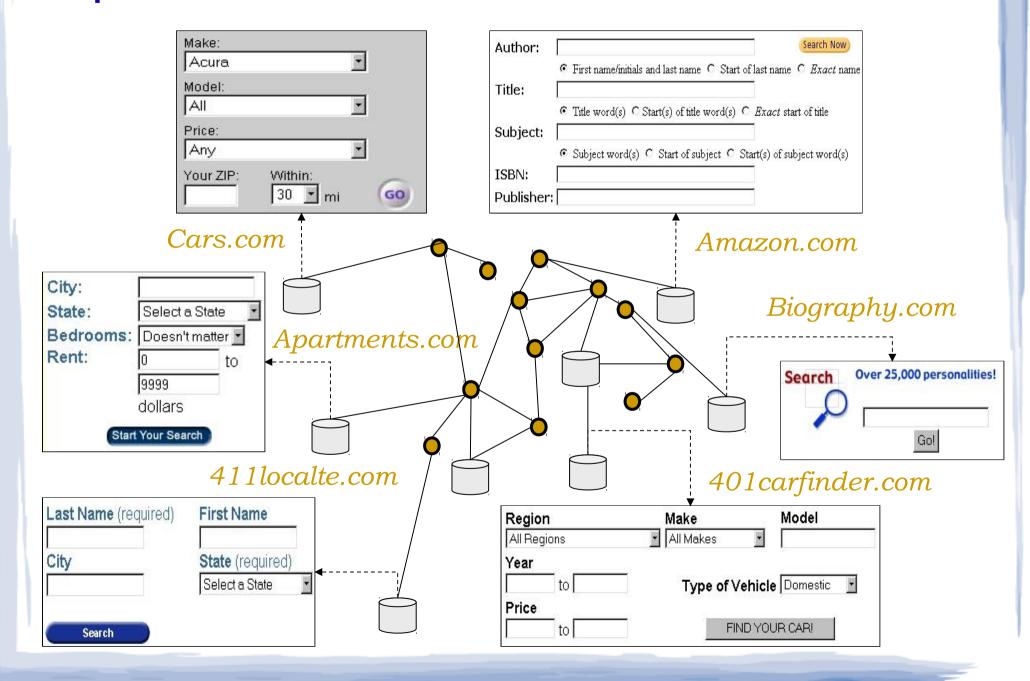
Visíveis apenas quando mostrados em páginas dinâmicas criadas a partir do resultado de uma pesquisa geralmente definida sobre um formulário - Web Form

Web Form (WF)

 Principal interface de pesquisa para um Banco de Dados (BD) "escondido" na Web



Deep Web: "Oceano" de Dados & Domínios



Deep Web vs. Surface Web

- Similaridade
 - Ambas crescem rapidamente em diversos domínios
- Diferenças
 - Quadrantes de Kevin Chang

	Surface Web	Deep Web
<u>Access</u>		
<u>Structure</u>		

Por quê o Interesse pela Deep Web?

- Principal fonte de dados estruturados na Web a disposição
 - Serviços úteis em diversos domínios!
 - Companhias aéreas, concessionárias e revendas de veículos, hotéis, classificados, acervos bibliográficos e científicos, ...
 - Exemplo:
 - Vou mudar de cidade por motivos pessoais e preciso investigar opções baratas para a viagem, aluguel de carro e casa, bem como ofertas de emprego no novo local
 - Não considerá-los (descobrir e utilizar) é um desperdício!

Por quê o Interesse pela Deep Web?

- Principais Aplicações
 - Diretórios/catálogos de BDs escondidos (BDs na Web) por domínio
 - Sistemas de busca de BDs na Web baseados em seus dados/metadados
 - Preciso comprar um carro. Onde encontro revendas online?
 Desejo consultar por marca, modelo, ano e preço
 - Sistemas integrados de busca/prestação de servicos baseados em BDs na Web
 - Quero consultar valores de diárias de hotel em Florianópolis (num único site, de preferência...)
 - Busca por WFs similares
 - Esse formulário de busca de ofertas de emprego é um limitado ou tem poucos dados. Quero acessar outros...

Deep Web – Algumas Informações

- Deep Web ~2000x maior que Surface Web
 - Não há estimativas atualizadas do seu tamanho...
- #WFs ~= 25 milhões (2009)
- #Deep Web (#BDs na Web) ~= 2.6 milhões (2009)
- 95% da Deep Web é estimada como pública
 - Não está sujeita a taxas e registros
- Grandes domínios em ordem de frequência
 - 1) Serviços (hotéis, veículos, empregos, previsão do tempo, ...)
 - Ciência & educação (bases científicas, sites educacionais, instituições, ...)
 - 3) Arte & cultura (cinema, música, eventos, tickets, ...)
 - 4) Acervo bibliográfico (conferências, periódicos, ...)

Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

Deep Web - Tópicos de Pesquisa

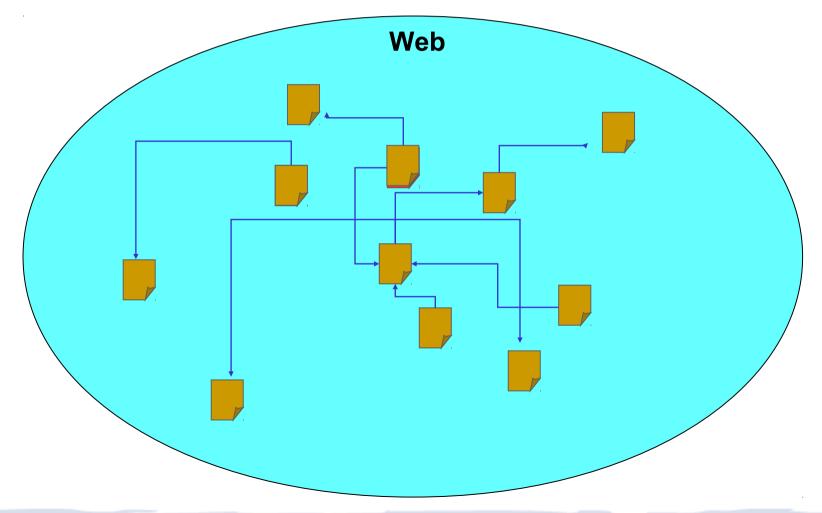
- Implementar aplicações para Deep Web traz desafios de pesquisa para a comunidade de BD
 - Como descobrir onde existem BDs na Web?
 - Deep Web crawling
 - Como descobrir a estrutura/dados dos BDs na Web?
 - Extração de dados da Deep Web
 - Como prover catálogos e serviços integrados por domínio para BDs na Web?
 - Matching (casamento) de dados da Deep Web
 - Como acessar dados de interesse em BDs na Web?
 - Consulta a dados na Deep Web

Roteiro

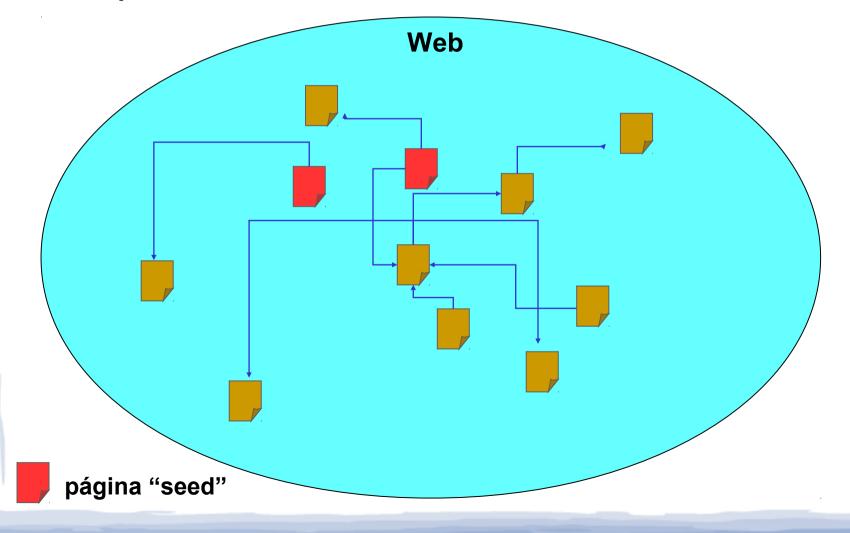
- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

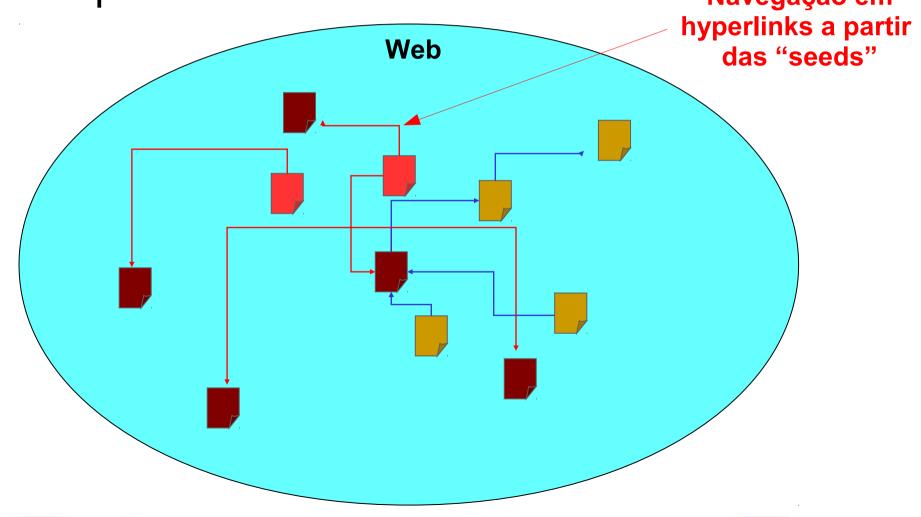
 Descoberta de dados (estáticos) na Web pelas máquinas de busca



 Descoberta de dados (estáticos) na Web pelas máquinas de busca



 Descoberta de dados (estáticos) na Web pelas máquinas de busca
 Navegação em



Descoberta de dados (estáticos) na Web pelas

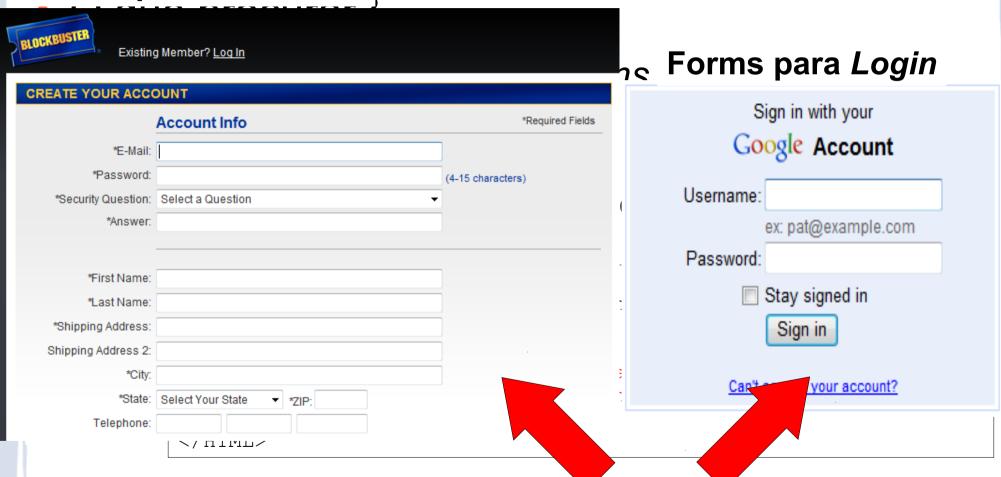


Deep Web Crawling

- O que procurar?
 - Páginas que possuam forms para BDs!
- Abordagem mais simples
 - Encontrar páginas HTML com tag <form>

Deep Web Crawling

Forms para cadastro



PROBLEMA: Nem toda WF é uma "porta de entrada" para pesquisa um BD na Web!

Deep Web Crawling

- Necessita-se de "focused-crawlers"!
 - Crawlers especializados na busca de WFs para BDs (geralmente focados em um domínio)
- Algumas Abordagens
 - Comparação com termos relevantes do domínio
 - Comparação com templates estruturais de WFs
 - Técnicas de aprendizado de máquina (machine learning)
 - Aprendizado de características de WFs relevantes a partir de amostras de páginas

Abordagem de (Barbosa & Freire, 2007)

- Um classificador de páginas de WFs de BDs em um certo domínio
- Aplica machine learning (classificação)
 - Aprende caracteristicas relevantes existentes nas WFs
 - Aprimora, a cada *crawling*, estas características
 - Incorpora novas características encontradas
 - Aprende a classificar melhor a relevância das WFs

Passos da Abordagem

1) Treinamento

- Análise do conteúdo e dos links (navegação backward) que conduzem a páginas "seeds" (amostra)
- Seleção manual de características do domínio
 - atributos (aspectos estruturais relevantes)
 - termos (valores mais significativos do dominio) encontrados nas WFs, âncoras e links

Passos da Abordagem

2) Aprendizado

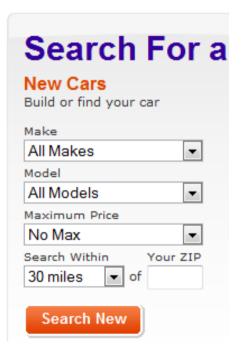
- Analisa links para outras páginas, comparando termos na âncora e palavras próximas a ela (até uma certa distância) com termos do domínio
 - Aplica <u>stemming</u> ("radicalização") e remoção de <u>stop words</u> (artigos, preposições, ...) para facilitar a comparação
 - Exemplo: 'make of cars', 'car makes' → 'car make'
- Analisa a URL do link, verificando se termos significativos aparecem como substrings nela
- Analisa o conteúdo da página apontada pelo link, comparando os atributos e valores na WF com atributos e termos já aprendidos no domínio
- Caso a página seja considerada relevante:
 - Registra a sua URL
 - Cataloga novos aspectos estruturais e termos aprendidos

- Características conhecidas
 - Termos: buy, rent, new, used, car, make, model, year, price, from, to
 - Estruturas:

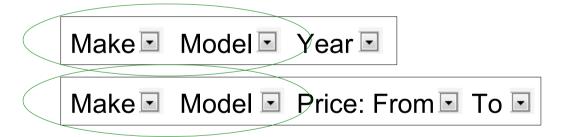
Make Model Year	
Make Model Price: From To	•

URL: http://www.cars.com

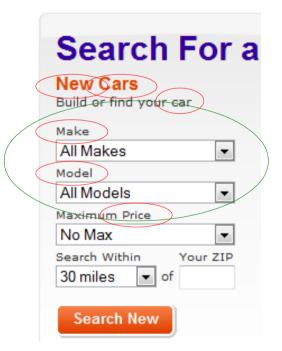




- Características conhecidas
 - Termos: buy, rent, new, used, car, make, model, year, price, from, to
 - Estruturas:







- Características conhecidas
 - Termos: buy, rent, new, used, car, make, model, year, price, from, to
 - Estruturas:



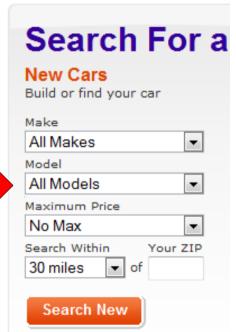
Aprendizado:

Termos: ZIP, miles, ...

Estrutura: ... Maximum Price **□** , ..., Your Zip

URL: http://www.cars.com





- Características conhecidas
 - Termos: buy, rent, new, used, car, make, model, year, price, from, to
 - Estruturas:

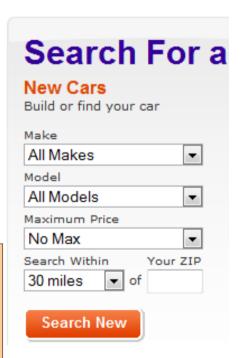


PROBLEMAS:

- Não considera sinônimos na comparação
 Ex.: brand ~ make e manufacturer ~ make
- Domínios com WFs muito heterogêneas (muitos *templates* possíveis...)

URL: http://www.cars.com





Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

Deep Web - Extração

- Aquisição e catalogação de informações relevantes sobre os BDs na Web
- Tipos de extração
 - Metadados (WFs)
 - Atributos e restrições (valores e dependências)
 - Dados
 - Conteúdo "escondido" nos BDs

- Abordagem mais simples
 - Analisa a tag <label> das WFs nas páginas
 HTML, extraíndo informação delas

```
<HTML> ...
  <FORM> ...
     <LABEL for="example text 1">Name: /label>
        <INPUT type="text" name="text 1 id="text 1" /> ...
     <LABEL for="example select 1">State:
        <SELECT name="select 1" id="select 1">
           <option>AK
           <option>AL
           <option>AR...
        </SELECT>
                             restrições de valor
                                                 rótulos de
  </FORM> ...
                                de atributos
                                                 atributos
</HTML>
```

- Abordagem mais simples
 - Analisa a tag <label> das WFs nas páginas
 HTML, extraíndo informação delas

PROBLEMAS:

- Nem todo campo de uma WF possui <label>
- Nem sempre é fácil descobrir o rótulo e as restrições de um campo em um código HTML!

PROBLEMAS:

- Nem todo campo de uma WF possui <label>
- Nem sempre é fácil descobrir o rótulo e as restrições de um campo em um código HTML!

- Algumas abordagens
 - Comparação com termos do domínio
 - Análise do *layout* da WF e inferência do nome do atributo
 - Proximidade rótulo-campo, tamanho e estilo de fonte, ...
 - Técnicas de machine learning
 - Aprendizado da estrutura e da teminologia de atributos de WFs em um certo domínio
 - Análise de dependências entre atributos
 - Make e Model s\(\tilde{a}\)o atributos que em geral aparecem juntos, pois Make → Model. Se encontrei um (1) deles, provavelmente encontrarei o outro

Abordagem de (Alvarez et al., 2007)

- Abordagem para extração de atributos de WFs
- Estratégias:
 - análise do layout da WF
 - comparação com termos do domínio
- Compara o conteúdo de cada WF com um template do domínio que descreve
 - atributos (nomes, sinônimos e peso)
 - valores (termos mais comuns em buscas)

Exemplo de *Template* de Domínio

Domain "Books"

Attributes: $A = \{a_1, a_2, a_3, a_4, a_8\}$

Attribute	Name	Aliases	s ₁ (specificity index)
a,	TITLE	'entitle', 'title of the book'	0.6
a ₂	AUTHOR	'writer', 'written by'	0.7
a ₃	ISBN		1
a ₄	FORMAT	'binding type'	0.25
a ₅	PRICE	'cost of book'	0.05

Queries: $Q = \{q_1, q_2, q_3, q_4, q_6, q_6, q_7, q_8\}$

q₁ = { (TITLE, 'java'), (FORMAT, 'hardcover') }

q2 = { (TITLE, 'xml'), (AUTHOR, 'Priscilla Walmsley') }

q₈ = { (TITLE, 'j2ee') }

q4 = { (TITLE, 'concurrent programming') }

 $q_g = \{ (TITLE, 'ejb3') \}$

q_e = { (TITLE, 'java server faces') }

q₇ = { (AUTHOR, 'Herbert Schildt') }

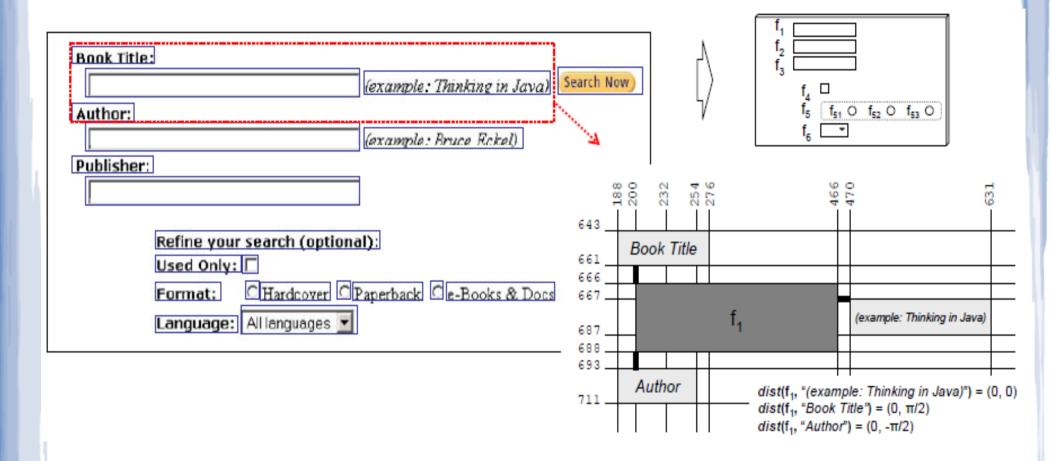
q_k = { (TITLE, 'web services') }

Relevance threshold: $\mu = 0.9$

Descoberta de Atributos de WFs

- 1) Determina a <u>relevância</u> de palavras próximas a campos com base em
 - Distância mínima no layout da WF
 - Ângulo no layout da WF (preferência por posições left / top)
 - Comparação de nomes e sinônimos no template
 - Comparação de valores válidos (caso existam)
 - Similaridade das palavras
 - Métricas de similaridade: TF-IDF + Jaro-Winkler
 - <u>TF-IDF</u>: importância de um termo nas WFs de mesmo domínio (sua frequência)
 - Jaro-Winkler: similaridade de strings
- 2) Ranking de associações candidatas e "poda" com base em um *threshold*

Descoberta de Atributos - Análise de Layout



Campo 1 (f1): apesar da string "(example: Thinking in Java)" estar ligeiramente mais próxima que a string "Book Title", a string "Book Title" está posicionada em um ângulo mais adequado (posicionamento mais usual)

Descoberta de Atributos - Resultados

Domain "Books"

Attributes: $A = \{a_1, a_2, a_3, a_4, a_8\}$

Attribute	Name	Aliases	s, (specificity index)
a ₁	TITLE	'entitle', 'title of the book'	0.6
a_2	AUTHOR	'writer', 'written by'	0.7
a ₃	ISBN		1
a ₄	FORMAT	'binding type'	0.25
a ₅	PRICE	'cost of book'	0.05

Queries: $Q = \{q_1, q_2, q_3, q_4, q_6, q_6, q_7, q_8\}$

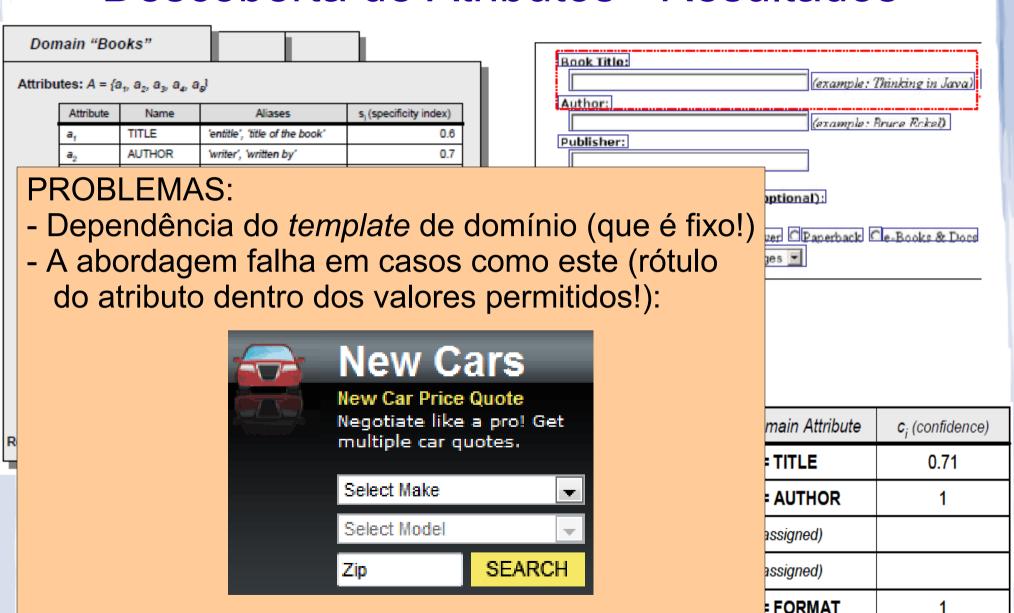
Relevance threshold: $\mu = 0.9$





Assigment	Form Field	Domain Attribute	c _i (confidence)
A ₁	f ₁	a ₁ = TITLE	0.71
A ₂	f ₂	a ₂ = AUTHOR	1
	f ₃	(unassigned)	
	f ₄	(unassigned)	
A_3	f ₅	a₄ = FORMAT	1
	f ₆	(unassigned)	

Descoberta de Atributos - Resultados



(unassigned)

Extração de Dados

- Problema: não se sabe quantos dados existem, pois o BD está "escondido"!
 - Principal questão:
 - Qual o conjunto <u>adequado</u> e <u>mínimo</u> de consultas a serem submetidas nas WFs para cobrir todos os dados do BD?
 - Compromisso: cobertura vs. #consultas
- Tema ainda em aberto
 - Poucas soluções na literatura...

Abordagem de (Halevy et al., 2008)

- Abordagem utilizada em experimentos para indexação da Deep Web pela Google
- Estratégia:
 - Define templates de consulta (TCs)
 - Subconjunto de atributos da WF
 - Verifica se um TC é "informativo"
 - Testam combinações de valores e verificam a cobertura dos resultados
 - TC é informativo se D / S > threshold, onde
 D = #conjuntos "fortemente" distintos de resultado (leva em conta também volume de dados)
 - S = #consultas submetidas (<= 200)

Abordagem de (Halevy et al., 2008)

- Estratégia: (cont.)
 - Inicia com TCs de tamanho 1 (1 atributo) e vai incrementando até tamanho 3 (3 atributos)
 - TCs superiores a 3 são muito restritivos
 - Um TC pouco informativo é descartado
 - Exemplo: (make, year) é mais informativo que (make, price), pois existem mais veículos de um certo ano do que veículos com um certo preço
 - Inicia com valores "seeds" (considerados relevantes)
 para cada atributo
 - Novos valores relevantes descobertos vão sendo incorporados aos testes
 - Exemplo: inicia-se com 'Ford' e 'Fiat' para make, mas posteriormente, ao testar outros atributos, descobre-se que há muitos veículos 'Toyota'. Novos testes são feitos então com make = 'Toyota'

Abordagem de (Halevy et al., 2008)

- Estratégia: (cont.)
 - Inicia com TCs de tamanho 1 (1 atributo) e vai incrementando até tamanho 3 (3 atributos)

PROBLEMAS:

- Difícil avaliar a cobertura de qualquer abordagem...
- Valores "seeds" ruins reduzem a cobertura, pois retornam poucos dados no resultado (chute "ruim" !!)
- Abordagem fica "pesada" para WFs com muitos atributos
- Dependências entre atributos não foi considerada, no sentido de evitar o teste de combinações inválidas

Exemplo: make = 'Fiat' e model = 'Focus'

incorporados aos testes

 Exemplo: inicia-se com 'Ford' e 'Fiat' para make, mas posteriormente, ao testar outros atributos, descobre-se que há muitos veículos 'Toyota'. Novos testes são feitos então com make = 'Toyota'

Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

Deep Web - Matching

- Foco: casamento de esquemas de WFs
- Enfoques tradicionais de matching de BDs são usados
 - Esquema global

ai:

ai:

ai:

ait

aj:

ait

ai:

ait

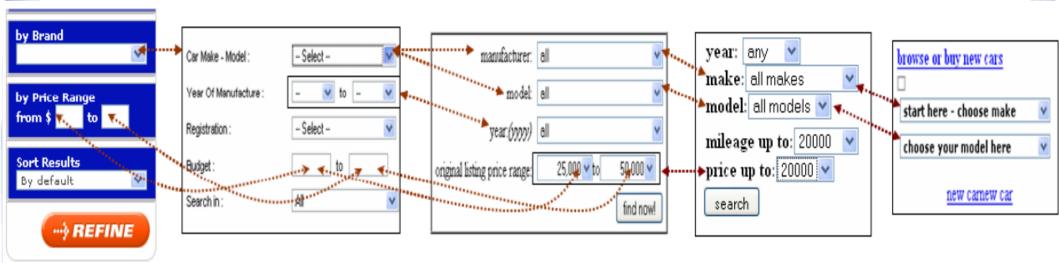
ai:



- Distribuição da consulta e integração do resultado
- <u>Vantagens</u>: usuário interaje sobre uma visão mais ampla do domínio; mapeamentos apenas 1-N
- <u>Desvantagem</u>: manutenção do esquema global
- Expansão de consultas (WFs interoperáveis)
 - Consulta em uma WF é propagada para outras WFs
 - Resultados apesentados segundo o esquema local
 - <u>Vantagem</u>: evita a gestão de um esquema global
 - <u>Desvantagens</u>: mapeamentos do tipo M-N

Deep Web - Matching

- Problema fundamental de matching em WFs
 - Definição de afinidades entre atributos



- Problema complicado devido a alta heterogeneidade das WFs
 - Mapeamentos 1-N
 - Diversidade de nomenclaturas e de restrições de valores
 - Dicotomia atributo-valor

Deep Web - Matching

- Técnicas aplicadas (não-exclusivas)
 - Dicionários gerais (Wordnet) e de domínio
 - Funções de similaridade para atributos (rótulos, tipos de dados inferidos e valores permitidos)
 - Correlações
 - Análise da co-ocorrência / proximidade de conjuntos de atributos em WFs
 - Exemplo: make e model

- Definição de grupos (clusters) de atributos similares em WFs distintas
- Principais passos:
 - a) <u>Pré-processamento</u>: *stemming* e eliminação de "*stop* words"
 - Ex.: "select a make", "select makes" → "select make"
 - b) Definição da similaridade entre pares de atributos:

```
Sim (ai, aj) = f ( labelSim (ai,aj), valueSim (ai,aj), correlPos (ai,aj) )
```

- LabelSim (ai, aj) = cos (ai.label, aj.label)
 - Converte as strings de rótulos em vetores e calcula a distância cosseno entre eles
 - Considera a frequência de cada termo do rótulo sozinho ou em conjunto com outros termos nas WFs no cálculo da similaridade
 - Fato muito comum em WFs
 - Exemplo:

LabelSim (ai.'departure',aj.'departure date') = 0.76

- strings parecidos
- date aparece com alta frequência associada a departure no domínio aéreo

- ValueSim (ai, aj) = cos (
 concat (sort(ai.valor-1, ..., ai.valor-n)),
 concat (sort(aj.valor-1,...,aj.valor-n)))
 - Converte as strings representativas da concatenação ordenada dos valores permitidos para os atributos em vetores e calcula a distância cosseno entre eles
 - Considera também a frequência dos valores na amostra no cálculo da similaridade
 - Exemplo:

```
ValueSim ( ai.{'fiat ford toyota'},
aj.{'fiat ford wolkswagen'} ) = 0.67
```

- correlNeg(ai,aj) = 0, se ai, aj estão na mesma WF freq(ai).freq(aj) / freq(ai)+freq(aj), caso contrário.
 - Considera que 2 atributos que aparecem juntos em WFs jamais terão correlação negativa
 - A fórmula gera valores mais altos para termos sinônimos (não aparecem juntos em WFs)

- correlPos(ai,aj) = freq(ai+aj) / min (freq(ai), freq(aj))
 - 2 atributos que aparecem juntos em WFs terão alta correlação positiva

Exemplos (situações extremas)

Alta correlação

Make

	0	1
0	50	50
1	100	5000

Model

Brand

correlNeg(Make, Model) = 0

correlPos(Make, Model) = 5000 / min(50,100) = 100

Sem correlação

Make

	0	1
0	10	20
1	5000	0

correlNeg(Make, Brand) = 5000.20 / (5000+10) = 100000 / 5020 ~= 20

correlPos(Make, Brand) = 0 / min(20,5000) = 0

Exemplos (situações extremas)

Alta correlação

Make

	0	1
0	50	50
1	100	5000

Model

correlNeg(Make, Model) = 0

COPROBLEMAS:

- Requer uma amostra de WFs pré-computada com frequências de rótulos e valores válidos
- Não trata a dicotomia atributo-valor, pois não define uma estratégia para comparação de rótulos e valores
- Não trata correspondências 1-N entre atributos (testa apenas pares de atributos em WFs diferentes)

correlPos(Make, Brand) = 0 / min(20,5000) = 0

20

Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

Deep Web - Consultas

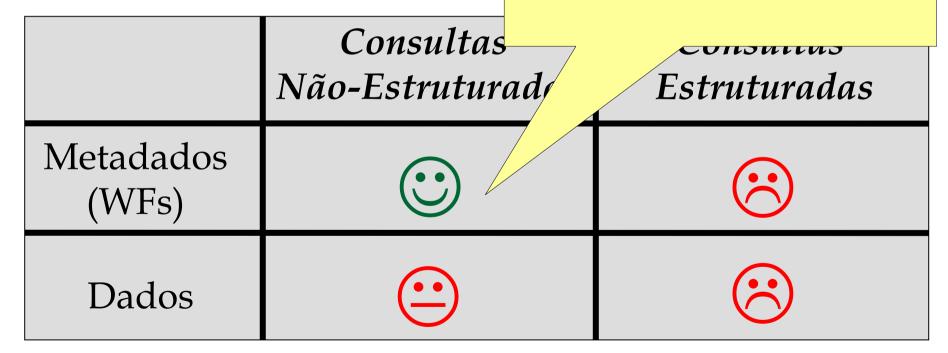
- Crawling, extração e matching visam disponibilizar dados para consultas integradas
- Quadrantes

	Consultas Não-Estruturadas	Consultas Estruturadas
Metadados (WFs)		
Dados		

Deep Web -

- Crawling, extração disponibilizar dados para
- Quadrantes

- Principal foco de pesquisa e desenvolvimento
 - existem algumas iniciativas
- Máquinas de busca baseadas em keywords
 - indexam domínios, rótulos e valores de atributos das WFs
 - Dados de WFs geralmente mantidos em BDs relacionais



Deep Web - C

- Crawling, extração e disponibilizar dados para c
- Quadrantes

	Consultas Não-Estrutura
Metadados (WFs)	
Dados	

- Pouca iniciativa, devido à dificuldade de extração
- Informações sobre strings de dados extraídos de WFs são mantidas em BDs relacionais
- Abordagens (protótipos)
- retorna as WFs onde o dado
 (keyword de entrada) se encontra
- preenche WFs com os dados (keywords) de entrada, retornando os resultados ao usuário (Ex.: 'Fiat' → infere que é uma marca de carro e busca informações em WFs de veículos) Google



- Problema ainda em aberto
- Inexistência de sistemas e linguagens de ONSUITAS consulta para WFs e para dados dos BDs na Web
- Carência de BDs tradicionais (visíveis) com esquemas e dados bem definidos sobre a onsultas integradas Deep Web (por domínio) que permitam consultas a seus dados e metadados

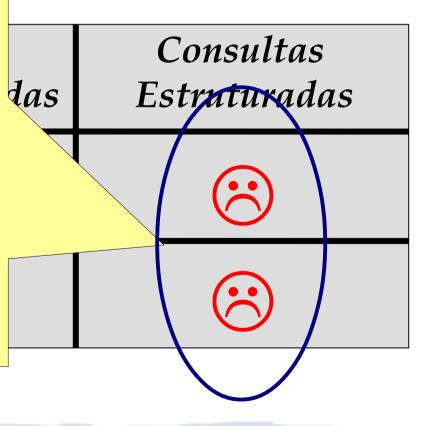
matching visam

Exemplos:

SELECT * FROM WebForms WHERE LABEL = 'Make' (filtro por metadado)

SELECT Model FROM Veiculos WHERE Make = 'Ford' (filtro por dado)

* Para formular estas consultas, preciso saber que 'LABEL' é um metadado passível de consulta e que 'Make' é um atributo do esquema de um BD na Web (Veículos) cujos dados também posso consultar



Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

Deep Web – Algumas Iniciativas

- Catálogos / Diretórios de sites / metadados
 - http://metaquerier.cs.uiuc.edu/repository/
 - http://www.completeplanet.com
 - _
- Busca Integrada em um ou mais domínios
 - http://www.expedia.com
 - http://www.travelocity.com (hotéis, carros, aéreo)
 - http://apartments.cazoodle.com/ (locações)
 - -
- Máquinas de Busca
 - http://www.deeppeep.org
 - http://turbo10.com
 - ...

Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

Deep Web – Tendências de Pesquisa

- Mecanismos eficientes de extração e matching
 - Lidar com a alta heterogeneidade de metadados nas WFs
 - Boa cobertura de dados recuperados de BDs na Web
- Conhecimento da semântica da Deep Web
 - Extrair esquemas/dados de BDs na Web e organizá-los em BDs relacionais
 - Viabiliza consultas estruturadas e por similaridade (GBD/UFSC: Projeto WF-Sim e Abordagem DeepEC)
 - Identificar relacionamentos entre dados na Web
 - Viabiliza consultas inter-BDs na Web

(Exemplo: livros a venda (BD e-commerce) de atores famosos (BD cinema))

- Tratamento de BDs escondidos não acessíveis via WFs
 - Exemplo: acesso via Web Services

Roteiro

- 1. Introdução
- 2. Principais Tópicos de Pesquisa
 - i. Crawling
 - ii. Extração
 - iii. Matching
 - iv. Consulta
- 3. Algumas Iniciativas
- 4. Tendências

Referências

Algumas (Outras) Referências Web

- www.press.umich.edu/jep/07-01/bergman.html
 (Deep Web artigo introdutório)
- http://dblp.mpi-inf.mpg.de/dblpmirror/index.php#query=deep web&qp=H1.20.21:W1.4:F1.4:F2.4:F3.4 (Deep Web – artigos acadêmicos)
- http://en.wikipedia.org/wiki/Deep_Web
- http://www.inf.ufsc.br/~ronaldo/deepWeb

UFSC/CTC/INE

Deep Web

Ronaldo S. Mello

2013/2