Vocabulário de Termos e Listas de Postings

Prof. Dr. Leandro Balby Marinho http//www.dsc.ufcg.edu.br/~lbmarinho

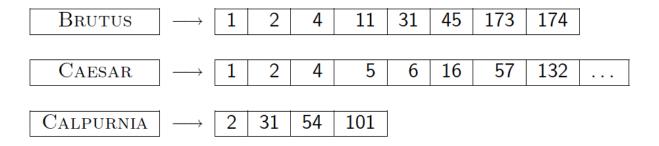


Sistemas de Recuperação da Informação

(Slides Adaptados de Cristopher D. Manning)

Na Aula Passada

- Índices invertidos básicos:
 - Estrutura: Dicionário e Postings



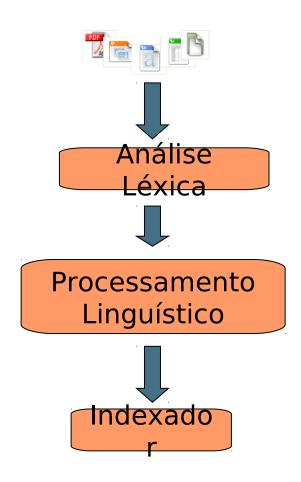
- Etapa principal: Ordenação
- Processamento de consultas Booleanas
 - Interseção em tempo linear "merging"
 - Otimizações simples

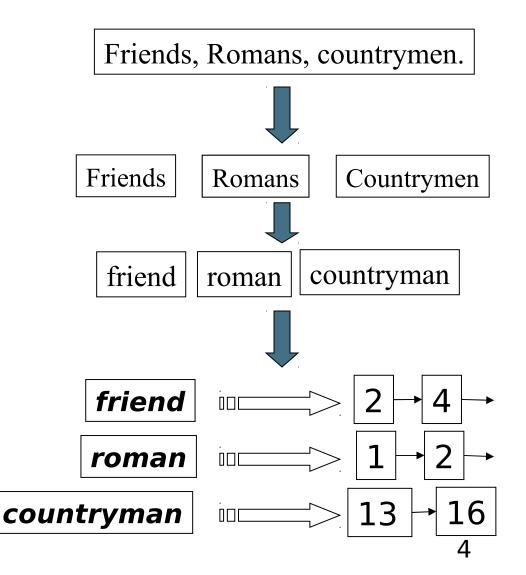
Na Aula de Hoje...

Elaborar indexação básica

- Pré-processamento para formar o vocabulário de termos
 - Documentos
 - Análise Léxica
 - Quais termos colocamos no indíce?
- Postings
 - Merges rápidos: skip lists
 - Postings posicionais e consultas de frases

Relembre as Etapas de Indexação





Análise Sintática de um Documento

- Qual o formato do documento?
 - pdf/word/excel/html?
- Qual o idioma?
- Que codificação de caracteres é utilizada?

Cada um desses problemas pode ser definido como um problema de classificação. Mas essas tarefas são geralmente feitas de forma heurística ...

Complicações: Formato/idioma

- Coleções podem incluir documentos em muitos idiomas diferentes
 - Um único índice pode conter termos de vários idiomas.
- Algumas vezes um documento ou seus componentes podem conter múltiplos idiomas/formatos
 - Email em Francês com um anexo pdf em Alemão.
- O que constitui uma unidade de documento?
 - Um arquivo?
 - Um email? (diferentes arquivos em um folder)
 - Um email com 5 anexos?
 - Um grupo de arquivos (PPT ou LaTeX como páginas HTML)

TERMOS E TOKENS

Análise Léxica

- Input: "Friends, Romans and Countrymen"
- Output: Tokens
 - Friends
 - Romans
 - Countrymen
- Um token é uma instância de uma sequência de caracteres representando uma unidade semântica
- Cada token é um candidato para uma entrada no índice, depois de devidamente <u>processado</u>
- Como escolher os "melhores" candidatos?

Análise Léxica

- Complicações:
 - Brazil's capital → Brazil? Brazils? Brazil's?
 - Hewlett-Packard → Hewlett and Packard como dois tokens?
 - estado-da-arte: quebra sequências hifenizadas.
 - co-education
 - lowercase, lower-case, lower case ?
 - Pode ser efetivo fazer com que o usuário ponha os hifens.
 - Campina Grande: um ou dois tokens?
 - Como decidimos que trata-se de um token?

Números

3/20/91

Mar. 12, 1991

20/3/91

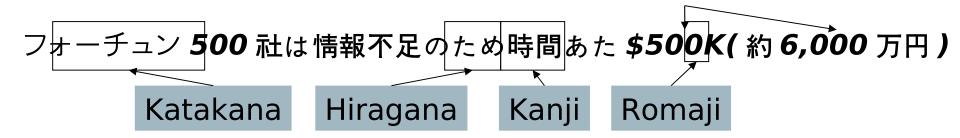
- 55 B.C.
- *B-52*
- Meu número de protocolo é 324a3df234cb23e
- **(800) 234-2333**
 - Muitas vezes possuem espaços incorporados
 - Sistemas antigos de RI não indexavam números
 - Geralmente útil: considere a busca por linhas de código com erro/rastreamento de objetos no correio
 - Muitas vezes "metadados" são indexados separadamente
 - Data de criação, formato, etc.

Complicações de Idioma

- Francês
 - L'ensemble → um token ou dois?
 - L?L'?Le?
 - Queremos documentos mencionando tanto l'ensemble como un ensemble indexados sob ensemble
 - Até pelo menos 2003, não era possível no Google
 - Internacionalização!
- Substantivos compostos em Alemão não são segmentados
 - Lebensversicherungsgesellschaftsangestellter
 - 'empregado de compania de seguro'
 - Sistemas de RI alemãos se beneficiam de um módulo divisor de compostos
 - Pode dar um ganho de 15% para busca por docs em Alemão

Complicações de Idioma

- Chinês e Japonês não possuem espaço entre palavras:
 - 莎拉波娃现在居住在美国东南部的佛罗里达。
 - Não se pode garantir tokens consistentes
- Ainda mais complicada em japonês, com vários alfabetos misturados
 - Datas/quantidades em múltiplos formatos



Usuário final pode expressar consultas inteiramente em hiragana!

Complicações de Idioma

- Árabe (ou Hebraico) é basicamente escrito da direita para esquerda, mas certos itens como números são escritos da esquerda para direita.
- Palavras são separadas, mas as letras dentro de uma palavra formam ligaduras complexas.

استقلت الجزائر في سنة 1962 بيء 132 عاماً من الماحتلال المفرنسي.
$$\longrightarrow$$
 \longrightarrow \longrightarrow Início

- 'Argélia conseguiu sua independência em 1962, após 132 anos de ocupação francesa.'
- Com Unicode, a apresentação é complexa na superfície, mas o formato de armazenamento é simples.

Lista de Stop Words

- Cria-se uma lista contendo as palavras mais frequentes, de forma a excluí-las do dicionário. Intuição:
 - Possuem fraco conteúdo semântico: a, o, e, para, ser
 - Há muitas delas: ~30% dos postings para as 30 palavras mais comuns
- Entretanto, estão caindo em desuso:
 - Técnicas eficientes de compressão reduzem bastante o espaço para o armazenamento de stop words.
 - Técnicas eficientes de consulta não sofrem significativamente com a inclusão de stop words.
 - São importantes para:
 - Consultas de frase: "Presidente do Brasil"
 - Títulos de músicas, etc.: "Let it be", "To be or not to be"
 - Consultas "relacionais": "voos para São Luís"

Normalização de termos

- Algumas vezes os termos da consulta não casam exatamente com os do dicionário:
 - E.g., E.U.A. e EUA
- Precisamos "normalizar" os termos no diconário e na consulta para o mesmo formato.
- Termo é um tipo de palavra (normalizada), que é uma entrada no dicionário do sistema de RI.
- Podemos definir classes de equivalência, e.g.,
 - deletando pontuação
 - U.S.A., USA (USA
 - deletando hifens
 - anti-terrorista, antiterrorista (antiterrorista

Normalização: outros idiomas

- Acentos: e.g., Francês résumé vs. resume.
- Tremas: e.g., Alemão: Tuebingen vs. Tübingen
 - deveriam ser equivalentes
- Critério mais importante:
 - como seus usuários gostam de escrever suas consultas para essas palavras?
- Usuários podem eventualmente não acentuar as palavras nas suas consultas
 - na maioria das vezes é melhor normalizar desacentuando a palavra
 - Tuebingen, Tübingen, Tubingen \ Tubingen

Alteração de Maiúsculas e Minúsculas

- Alterar todas as letras para caixa baixa
 - Exceção: caixa alta no meio da sentença?
 - e.g., General Motors
 - Salgado vs. salgado
 - Brasileiro vs. brasileiro
 - Na maioria das vezes, os usuários digitam suas consultas em caixa baixa ...
- Exemplo do Google:
 - Consulta C.A.T.
 - Docs ocorrendo "cat" e não Caterpillar Inc.



Tesauro

- E quanto a sinônimos e homônimos?
 - E.g., através de classes de equivalência construídas manualmente
 - carro = automóvel, color = colour
 - Podemos reescrever para formar classes de equivalência de termos
 - Se o documento contém automóvel, indexe-o com carroautomóvel (e vice-versa)
 - Ou podemos expandir a consulta
 - Se uma consulta contém automóvel, procure por carro também

Lematização e Stemming

- Reduzem inflexões/variações para uma base comum
- Exemplo,
 - sou, estou, estava → ser
 - $car, cars, car's, cars' \rightarrow car$
- Os carros do garoto são de cores diferentes → o carr do garot ser de cor diferent
- Lematização implica em fazer a redução mofológica "adequada" de acordo com o dicionário.

Stemming

- Heurística para cortar o final das palavras de forma "correta".
- "Stemming" sugere o corte de afixos
 - dependente do idioma
 - e.g., livro, livrinho, livreco são reduzidos ao radical livr.

for example compressed and compression are both accepted as equivalent to compress.



for exampl compress and compress ar both accept as equival to compress

Algoritmo de Porter

- Algoritmo mais comum para stemming no idioma Inglês
 - Resultados sugerem ser tão bom quanto qualquer outro método de stemming
- Convenções + 5 fases de reduções
 - fases aplicadas sequencialmene
 - cada fase consiste de um conjunto de comandos
 - exemplo de convenção: Das regras em um comando composto, selecione a que se aplica ao sufixo mais longo.

Regras Típicas do Algoritmo de Porter

• $sses \rightarrow ss$

caresses → *caress*

• ies → I

 $ponies \rightarrow poni$

• $ss \rightarrow ss$

caress → caress

 \blacksquare $S \rightarrow$

 $cats \rightarrow cat$

- Peso das regras sensíveis às palavras
- (*m*>1) *EMENT* →
 - replacement → replac
 - cement → cement

Outros stemmers

- Stemmers para Português
 - http://snowball.tartarus.org/algorithms/portuguese/stemmer.html
 - http://code.google.com/p/ptstemmer/
- Análise morfológica completa benefícios modestos para recuperação.
- Stemming e outras normalizações ajudam?
 - inglês: resultados diversos. Aumentam o recall em alguns casos mas pioram a precisção.
 - Definitivamente útil para Espanhol, Alemão, Finlandês, ...
 - 30% ganho de desempenho para Finlandês!

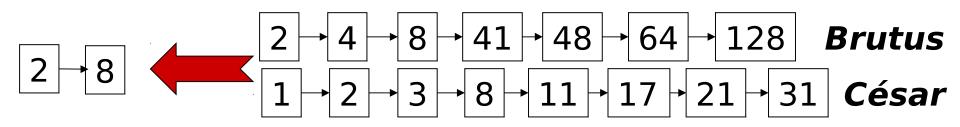
Especificidade do Idioma

- Muitas das técnicas descritas até agora requerem transformações que são:
 - específicas do idioma e
 - frequentemente, específicas da aplicação
- Elas são "plug-in" addenda ao processo de indexação.
- Tanto plug-ins open source quanto commerciais estão disponíveis para fazer isso.

MERGE RÁPIDO: PONTEIROS DE SALTO/LISTAS DE SALTO

Relembre o Merge Básico

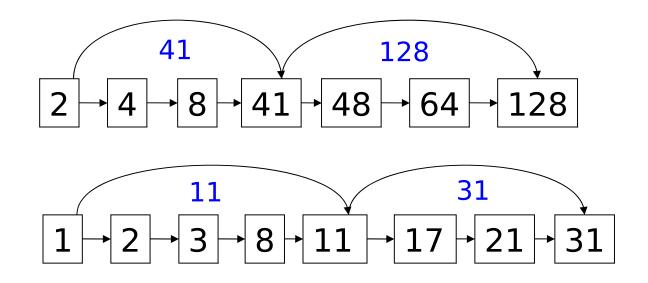
 Corra os postings simultaneamente, em tempo linear no número total de entradas



Se os tamanhos das listas são m e n, o merge realiza O(m+n) operações.

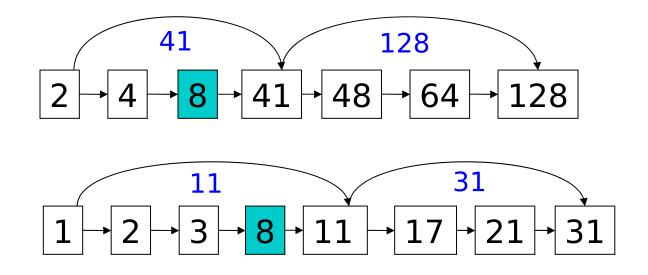
Podemos fazer melhor? Sim (se o índice não mudar muito rápido).

Aumentar os postings com ponteiros de salto



- Por que?
- Para pular postings que não estarão nos resultados da busca.
- Como?
- Onde colocamos os ponteiros?

Processamento de consultas com listas de salto



Suponha uma varredura nas listas na qual o **8** é encontrada em cada lista.

No próximo passo teremos 41 (lista acima) e 11 (lista de baixo).

Como o ponteiro de salto de **11** é **31**, podemos saltar o **17** e **21**.

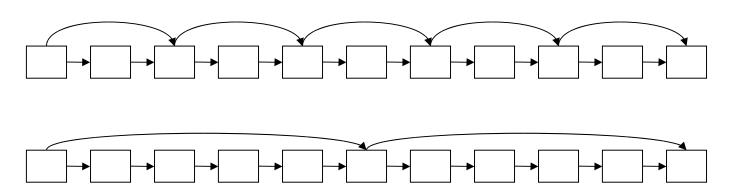
Merge com Listas de Salto

```
INTERSECTWITHSKIPS (p_1, p_2)
     answer \leftarrow \langle \rangle
     while p_1 \neq \text{NIL} and p_2 \neq \text{NIL}
     do if docID(p_1) = docID(p_2)
            then ADD(answer, docID(p_1))
 5
                  p_1 \leftarrow next(p_1)
 6
                  p_2 \leftarrow next(p_2)
 7
            else if docID(p_1) < docID(p_2)
 8
                     then if hasSkip(p_1) and (docID(skip(p_1)) \leq docID(p_2))
 9
                              then while hasSkip(p_1) and (docID(skip(p_1)) \leq docID(p_2))
10
                                    do p_1 \leftarrow skip(p_1)
                              else p_1 \leftarrow next(p_1)
11
12
                     else if hasSkip(p_2) and (docID(skip(p_2)) \leq docID(p_1))
                              then while hasSkip(p_2) and (docID(skip(p_2)) \leq docID(p_1))
13
                                    do p_2 \leftarrow skip(p_2)
14
15
                              else p_2 \leftarrow next(p_2)
16
      return answer
```

Onde colocamos os ponteiro de salto?

Tradeoff:

- Mais ponteiros → saltos mais curtos ⇒ mais provável de saltar. Mas muitas comparações de ponteiros de salto.
- Menos ponteiros → menos comparações de ponteiro, mas saltos mais longos ⇒ poucos saltos de sucesso.



Atribuindo Ponteiros

- Heurística simples: para postings de tamanho L, use \sqrt{L} ponteiros espaçados uniformemente.
- Fácil se o índice é relativamente estático; mas difícil se L muda muito por causa de updates.
- Costumava ajudar; mas com hardwares modernos pode não ser o caso
 - O custo de I/O para carregar uma lista de postings grande pode superar os ganhos com o merge mais rápido na memória!

CONSULTAS DE FRASE E ÍNDICES POSICIONAIS

Consultas de Frase

- Queremos poder responder consultas do tipo
 "Universidade Federal de Campina Grande" como uma frase.
- Dessa forma, "Eu fui para a Universidade em Campina Grande" não seria uma resposta.
 - O conceito de consultas de frase se provou fácil de entender pelos usuários; uma das poucas idéias de "pesquisa avançada" que funcionam
 - Muitas consultas determinam implicitamente frases
- Sendo assim, não é mais suficiente armazenar apenas registros do tipo <termo : docs>.

Uma primeira tentativa: Índices Biword

- Indexe todos os pares consecutivos de termos no texto como uma frase.
- Por examplo, o texto "Universidade Federal Campina Grande" geraria as biwords
 - universidade federal
 - federal campina
 - campina grande
- Cada uma dessas biwords se torna um termo no dicionário.
- Processamento de consultas baseadas em frases de duas palavras é agora trivial.

Consultas de frases mais longas

 Universidade Federal Campina Grande pode ser quebrada em consultas Booleanas em biwords: universidade federal AND federal campina AND campina grande

Sem examinar os docs, não podemos verificar se os docs casando com a consulta Booleana contém a frase.

Pode conter falsos positivos!

Biwords estendidas

- Analisar o texto indexado e realizar part-of-speechtagging (POST).
- Separe os termos em Substantivos (S) e artigos/preposições (X).
- Considere cada frase da forma SX*S uma biword estendida.
 - Cada uma dessas biwords estendidas é agora um termo no dicionário.
- Examplo: promessa para o povoS X X S
- Processamento de consulta: classifique as palavras em S's and X's
 - Segmente as consulas em biwords estendidas
 - Procure no índice: promessa povo

Complicações com Biwords

- Falsos positivos podem ocorrer.
- "Explosão" do índice por causa do dicionário maior.
 - Inviável para frases maiores que duas palavras
- Índices baseados em biwords não são a solução padrão (para todas as biwords) mas pode ser parte de uma estratégia composta.

Índices Posicionais

Armazene nos postings, para cada termo, as posições em que os termos aparecem:

```
<termo, nr. de documentos contendo o termo; doc1: posição1, posição2 ...; doc2: posição1, posição2 ...; etc.>
```

Exemplo de Índice Posicional

```
<be: 993427;
1: 7, 18, 33, 72, 86, 231;
2: 3, 149;
4: 17, 191, 291, 430, 434;
5: 363, 367, ...>

Quais docs 1,2,4,5
poderiam conter "to be
or not to be"?
```

- Para uma consulta de frase, utilizamos um merge recursivo a nível de documento.
- Mas agora precisamos lidar com mais do que apenas igualdade entre docIDs.

Processando uma Consulta de Frase

- Extrai entradas de índices invertidos para cada termo distinto: to, be, or, not.
- Faz o merge nas listas doc:posição para enumerar todas as posições com "to be or not to be".
 - **to**:
 - 2:1,17,74,222,551; 4:8,16,190,429,433; 7:13,23,191; ...
 - be:
 - 1:17,19; 4:17,191,291,430,434; 5:14,19,101; ...
- Mesmo método para pesquisa por proximidade genérica.

Consultas de Proximidade

- "universidade /3 federal"
 - Aqui /k significa "k palavras de separação".
- Índices posicionais podem ser usadas para tal; índices baseados em biword não.
- Exercício: Adapte o merge linear de postings para lidar com consultas de proximidade. É possível fazê-lo para qualquer valor de k?
 - É um pouco complicado de fazê-lo correta e eficientemente.
 - Olhe a Figure 2.12 do livro texto
 - É provável haver um problema aí!

Tamanho do Índice Posicional

- Podemos comprimir valores/offsets: mais sobre isso depois.
- Mesmo assim, um índice posicional aumenta o armazenamento de postings substancialmente.
- Apesar disso, índices posicionais são utilizados de forma padrão por causa do poder e utilidade de consultas de frase/proximidade.

Tamanho do Índice Posicional

- Precisa de uma entrada para cada ocorrência, não apenas por documento
- O tamano do índice depende da média do tamanho dos documentos



- Em média páginas da Web tem <1000 termos
- Livros, poemas épicos ... facilmente 100,000 termos
- Considere um termo com frequência 0.1%

Tamanho do doc.	Postings	Postings posicionais
1000	1	1
100,000	1	100

Regras de Ouro

- Um índice posicional é de 2-4 maior que um índice não posicional.
- Índices posicionais possuem 35-50% do volume dos textos originais
- Ressalva: Isso corresponde à linguas baseadas no Inglês.

Combinando Esquemas

- Essas duas abordagens podem ser combinadas
 - Para algumas frases ("Michael Jackson", "Britney Spears") não é eficiente fazer o merge em listas de postings posicionais
 - Mais ainda para frases como "The Who"

Material da Aula de Hoje

- Livro texto capítulo 2
- Porter's stemmer:
 - http://www.tartarus.org/~martin/PorterStemmer/
- Teoria das listas de salto: Pugh (1990)
 - Multilevel skip lists give same O(log n) efficiency as trees
- H.E. Williams, J. Zobel, and D. Bahle. 2004. "Fast Phrase Querying with Combined Indexes", ACM Transactions on Information Systems.
 - http://www.seg.rmit.edu.au/research/research.php?author=4
- D. Bahle, H. Williams, and J. Zobel. Efficient phrase querying with an auxiliary index. SIGIR 2002, pp. 215-221.