

# **RI Challenge**

## Relatório técnico

Versão 1.0

Josué Santos Silva

Pontifícia Universidade Católica de Minas Gerais - Ciência da Computação

2016

## Resumo

Relatório técnico sobre o trabalho da disciplina de Recuperação da Informação que teve com objetivo de implementar e avaliar algoritmos capazes de interpretar e enriquecer consultas de usuários, provendo resultados mais relevantes que modelos de recuperação de informação (BM-25) e de pseudo relevance feedback (Rocchio) de referência.

O relatório apresenta informações sobre a implementação algoritmos básicos para a execução do trabalho assim como tecnologias e ferramentas utilizadas no processo. Na sequência é apresentado a proposta do módulo Expansor de Consultas para a máquina de busca. Na conclusão serão apresentados os resultados comparativos de acordo com as métricas estabelecidas entre os algoritmos básicos e o módulo proposto. Palavras-chaves: recuperação da informação. relevance feedback. rocchio. bm25.

**Palavras-chaves:** recuperação da informação, relevance feedback, rocchio, bm25

## Introdução

## Desenvolvimento

### 1. Ferramentas

#### 1.1 Apache Lucene

### 2. Design da máquina de busca

#### 2.1 Componente Indexador

#### 2.2 Componente Ranqueador

#### 2.3 Componente Expansor de Consultas

#### 2.4 Componente Gerador de Log

## Resultados

#### 3.1 Ambiente de testes

#### 3.2 Componente Indexador

#### 3.3 Componente Ranqueador

#### 3.4 Componente Expansor de Consultas

#### 3.5 Componente Gerador de Log

## Referências

# Introdução

Tendo como objetivo do trabalho a implementação de uma máquina de busca porém com um foco no desenvolvimento de um módulo expensor de consulta, o projeto é baseado na máquina de busca de código aberto Lucene, pelo fato de a mesma já possuir uma base sólida (LUCENE, 2010; GOSPODNETIC; HATCHER, 2005; STORE) para implantação do módulo propostos. Todo o código fonte do projeto segue em licença GPV v3 e está hospedado no site do github em <https://github.com/josuesasilva/jsearch>. Neste repositório estão contidos informações para a execução do projeto assim como instruções para compilação e demais comandos. Também serão mostrados a implementação de ranking utilizando modelo BM25 e modelo Rocchio de pseudo-relevance feedback, que serviram de base para a comparação de resultados obtidos no módulo proposto. O projeto está separado logicamente em componentes Indexador, Componente Ranqueador, Componente Expensor de Consultas, Componente Gerador de Log. Ao final aspectos de efetividade (qualidade do ranking gerado em MAP, P@5 e nDCG (ROBERTSON; HULL, 2000; VOORHEES; HARMAN, 2001) e eficiência (tempo de resposta) serão reportados em relação a cada componente.

# Desenvolvimento

## 1. Ferramentas

### 1.1 Apache Lucene

Criado por Doug Cutting em 2000, o Lucene é uma das mais famosas e mais usadas bibliotecas para indexação e consulta de textos, disponível em código aberto. Sob o domínio da Apache Foundation, a biblioteca, escrita em java, pode ser utilizada em qualquer aplicativo J2SE e J2EE, de código aberto ou não. Outras linguagens como Delphi, Perl, CSharp, C++, Python, Ruby e PHP devem usar os ports do Lucene para as referidas linguagens. A biblioteca é composta por duas etapas principais: indexação e pesquisa. A indexação processa os dados originais gerando uma estrutura de dados inter-relacionada eficiente para a pesquisa baseada em palavras-chave. A pesquisa, por sua vez, consulta o índice pelas palavras digitadas em uma consulta e organiza os resultados pela similaridade do texto com a consulta. Os índices podem ser criados em ambientes distribuídos, aumentando a performance e a escalabilidade da ferramenta. Em particular no Lucene 4.1, o codec mudou para comprimir automaticamente o armazenamento de documentos. Ele funciona através do agrupamento de documentos em blocos de 16KB e depois comprimi-los em conjunto, utilizando LZ4, um algoritmo de compressão leve. A vantagem dessa abordagem é que ela também ajuda a comprimir documentos curtos uma vez que vários documentos seriam comprimidos em um único bloco. No entanto, a fim de ler um documento único, que você precisa para descomprimir todo o bloco. De modo geral, não importa como descompressão de 16KB para 100 documentos com LZ4 é ainda mais rápido do que executar uma consulta não-trivial ou mesmo apenas buscando em um disco giratório para esses 100 documentos. Neste projeto é foi utilizada a última versão estável do Lucene, 6.2.1. Embora já disponível compressão de documentos por DEFLATE ainda segue utilizando LZ4 que é o método padrão desde o Lucene 4.

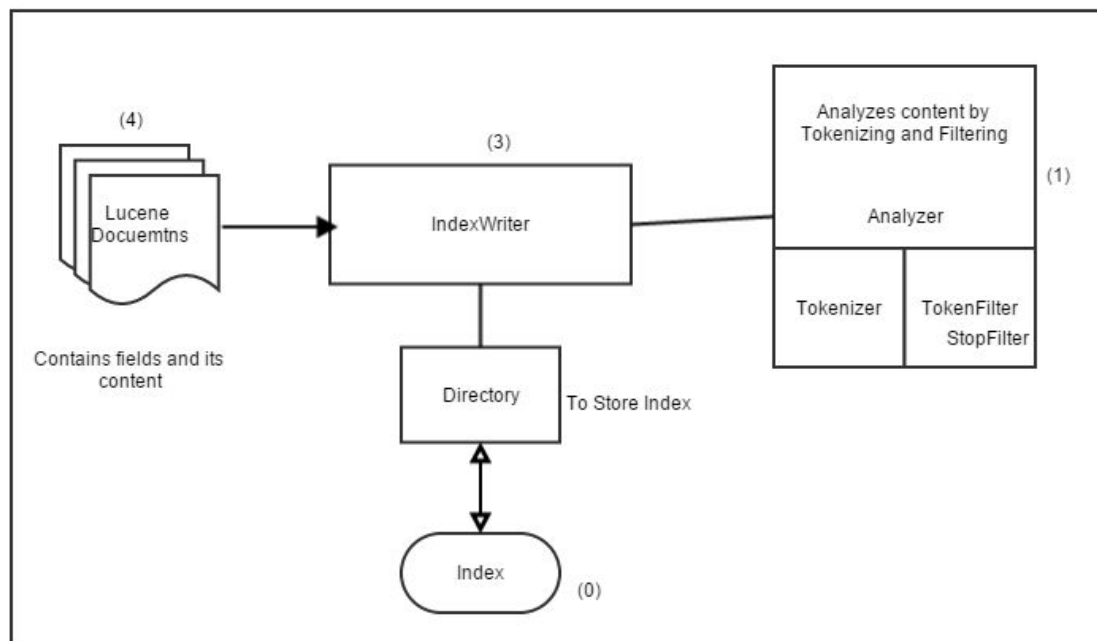


Figura 1: Componentes do Apache Lucene

## 2. Design da máquina de busca

### 2.1 Componente Indexador

Para este componente foram utilizados os recursos padrão do Apache Lucene 6, nenhum parâmetro interno como por exemplo compactação de documentos, que utiliza LZ4 desde a versão 4 do Lucene e parâmetros do BM25 não foram modificados.

### 2.2 Componente Ranqueador

O ranking da máquina de busca proposta utiliza a função de ranking BM25(PÉREZIGLESIAS et al., 2009) na qual o Lucene possui uma implementação em sua biblioteca. Todos os parâmetros da função foram deixadas no padrão estabelecido pela função( $k_1 = 1.2$  e  $b = 0.75$ ) que é bem indicado no caso de coleção heterogênea. O componente de ranking também possui um mecanismo de expansão de de consulta, no qual foi implementado o algoritmo Rocchio(ROCCHIO, 1971; JOACHIMS, 1996), utilizando como parâmetros " $\alpha = 1.0$ " e " $\beta = 0.8$ ". A primeira consulta foi realizado utilizando o ranking BM25, foram selecionados os 10 melhores resultados como os resultados relevantes para a execução do restante do algoritmo, além de que a quantidade de termos em que a consultada foi expandida foi considerado um valor de no máximo 10 termos. Na seção de resultado segue dados a respeito do desempenho do componente.

### 2.3 Componente Expansor de Consultas

Na implementação componente expansor de consultas proposto a abordagem utilizada foi utilizar um thesaurus como base para a adição de sinônimos de na consulta do usuário buscando encontrar mais resultados e principalmente mais resultados relevantes sem que seja necessário feedback implícito ou explícito baseado em uma coleção de documentos previamente consultada(top-K documentos). Foi utilizado como base de dados a WordNET(PRINCETON, 2010), que é uma grande banco de dados lexical para idioma inglês. Substantivos, verbos, adjetivos e advérbios são agrupados em conjuntos de sinônimos cognitivos (synsets). Consequentemente somente serão expandidas corretamente consultas em inglês. A partir da consulta enviada somente os termos com tamanho maior que 3 caracteres devem ser expandidos, uma vez que mediante a realização de experimentos foi constatado que termos muito pequenos muitas vez os sinônimos retornados podem interferir muito na intenção do usuário. Termos no qual são

retornados mais de 5 sinônimos, são considerados sinônimos que iniciam com o mesmo caractere inicial do termo da consulta, para cada termo da consulta. Por fim, para cada termo da consulta inicial, os no máximo 5 sinônimos encontrados, são concatenados na sequência do termo para então ser retornado a nova consulta, com os termos inicial, cada termo seguido de seus sinônimos encontrados. Para encontrar os sinônimos inicialmente é carregado um arquivo `wn_s.pl` (disponibilizado no site da Universidade de Princeton) em um mapa de hash na memória principal que pode ser usado para pesquisas rápidas e thread-safe, de sinônimos(em minúsculas) para uma determinado sequência de palavras. Na seção de resultado segue dados a respeito do desempenho do componente.

## 2.4 Componente Gerador de Log

O componente gerador de Log utiliza o banco de dados ObjectDB (OBJECTDB, 2016), um sistema de banco de dados relacional para armazenamento de objetos, para armazenar os dados das consultas efetuadas pelo usuário. Foi escolhido pela facilidade de integração com a aplicação Java existente, e não possuir a necessidade de executar um processo ou binário externo que possa inclusive depender do sistema operacional, estando assim contido na mesma aplicação. Além de ser mais intuitivo e possuir menor overhead em relação ao BerkleyDB, concorrente semelhante. Para cada consulta são armazenados IP de origem do usuário que efetua a consulta, a consulta e a timestamp em que a consulta foi realizada. O recurso de autocompletar recupera as consultas realizadas pelo respectivo usuário considerando a princípio as consultas em um intervalo de 24 horas. São retornados no máximo 5 resultados. No final, é retornado como sugestão, uma consulta expandida utilizando o componente expensor de consulta, que gera uma nova consulta baseada em termos sinônimos. Para autocompletar, o componente verifica a similaridade entre a consulta original do usuário e as demais consultas realizadas pelo usuário contidas na base de dados e retorna as cinco melhores. O critério de similaridade utilizado é baseado na Distância de Jaro-Winkler(WIKIPEDIA, 2016). O algoritmo retorna um fator, que quanto maior mais semelhante são os strings comparados. Foi utilizado como fator de corte o valor de 0.8, ou seja, 80% de semelhança entre as consultas comparadas.



# Resultados

## 3.1 Ambiente de testes

Os testes foram realizados em um notebook Dell Vostro 5470, com processador i5(dois núcleos e 4 threads) quarta geração, 4Gb de memória ram DDR3, armazenamento SSD. Até o momento, nos testes não foi considerada a coleção de documentos completa.

## 3.2 Componente Indexador

Segue abaixo dados a respeito do desempenho do indexador:

Documentos indexados	17123
Tempo de indexação	20,31 seg.
Documentos indexados por segundo	843
Tempo de resposta a consultas ao índice	0,007 seg.
Taxa de compressão	25%

Tabela 1: Dados de desempenho

### 3.3 Componente Ranqueador

O Desempenho do algoritmo BM25, considerando um ranking entre os 10 melhores resultados. Desempenho do BM25 executando a query expandida pelo Rocchio, considerando um ranking entre os 10 melhores resultados.

runid	all	BM25
num_q	all	99
num_ret	all	961
num_rel	all	5887
num_rel_ret	all	43
map	all	0.0039
gm_map	all	0.0000
Rprec	all	0.0062
bpref	all	0.0060
recip_rank	all	0.1419
iprec_at_recall_0.00	all	0.1470
iprec_at_recall_0.10	all	0.0010
iprec_at_recall_0.20	all	0.0000
iprec_at_recall_0.30	all	0.0000
iprec_at_recall_0.40	all	0.0000
iprec_at_recall_0.50	all	0.0000
iprec_at_recall_0.60	all	0.0000
iprec_at_recall_0.70	all	0.0000
iprec_at_recall_0.80	all	0.0000
iprec_at_recall_0.90	all	0.0000
iprec_at_recall_1.00	all	0.0000
P_5	all	0.0667
P_10	all	0.0434
P_15	all	0.0290
P_20	all	0.0217
P_30	all	0.0145
P_100	all	0.0043
P_200	all	0.0022
P_500	all	0.0009
P_1000	all	0.0004

Figura 2: Resultado BM25

runid	all	Rocchio
num_q	all	99
num_ret	all	990
num_rel	all	5887
num_rel_ret	all	11
map	all	0.0019
gm_map	all	0.0000
Rprec	all	0.0029
bpref	all	0.0028
recip_rank	all	0.0745
iprec_at_recall_0.00	all	0.0745
iprec_at_recall_0.10	all	0.0000
iprec_at_recall_0.20	all	0.0000
iprec_at_recall_0.30	all	0.0000
iprec_at_recall_0.40	all	0.0000
iprec_at_recall_0.50	all	0.0000
iprec_at_recall_0.60	all	0.0000
iprec_at_recall_0.70	all	0.0000
iprec_at_recall_0.80	all	0.0000
iprec_at_recall_0.90	all	0.0000
iprec_at_recall_1.00	all	0.0000
P_5	all	0.0182
P_10	all	0.0111
P_15	all	0.0074
P_20	all	0.0056
P_30	all	0.0037
P_100	all	0.0011
P_200	all	0.0006
P_500	all	0.0002
P_1000	all	0.0001

Figura 3: Resultado Rocchio

### 3.4 Componente Expansor de Consultas

Depois de expandida a consulta inicial o ranking é gerado utilizando o BM25. Segue abaixo dados a respeito do tempo médio de resposta de consultas no BM25, Rocchio e o expansor de consultas proposto:

Algoritmo	Tempo de resposta
BM25	10 ms
Rocchio	47 ms
Expansor de consultas	11 ms

Tabela 2: Dados de desempenho

runid	all	QueryExpansion
num_q	all	49
num_ret	all	475
num_rel	all	2524
num_rel_ret	all	4
map	all	0.0005
gm_map	all	0.0000
Rprec	all	0.0013
bpref	all	0.0012
recip_rank	all	0.0259
iprec_at_recall_0.00	all	0.0259
iprec_at_recall_0.10	all	0.0000
iprec_at_recall_0.20	all	0.0000
iprec_at_recall_0.30	all	0.0000
iprec_at_recall_0.40	all	0.0000
iprec_at_recall_0.50	all	0.0000
iprec_at_recall_0.60	all	0.0000
iprec_at_recall_0.70	all	0.0000
iprec_at_recall_0.80	all	0.0000
iprec_at_recall_0.90	all	0.0000
iprec_at_recall_1.00	all	0.0000
P_5	all	0.0041
P_10	all	0.0082
P_15	all	0.0054
P_20	all	0.0041
P_30	all	0.0027
P_100	all	0.0008
P_200	all	0.0004
P_500	all	0.0002
P_1000	all	0.0001

Figura 4: Resultado Expansor de consultas proposto.

### 3.5 Componente Gerador de Log

Operação	Tempo de resposta
Armazenar consulta	344 ms
Recuperar log	78 ms

Tabela 3: Dados de desempenho

## Referências

GOSPODNETIC, O.; HATCHER, E. Lucene. [S.l.]: Manning, 2005. Citado na página 5.

JOACHIMS, T. A Probabilistic Analysis of the Rocchio Algorithm with TFIDF for Text Categorization. [S.l.], 1996. Citado na página 11.

LUCENE, A. Apache Lucene-Overview. 2010. Citado na página 5.

OBJECTDB. FAQ. 2016. [Online; accessed 31-August-2016]. Disponível em: . Citado na página 12.

PÉREZ-IGLESIAS, J. et al. Integrating the probabilistic models bm25/bm25f into lucene. arXiv preprint arXiv:0911.5046, 2009. Citado na página 11.

PRINCETON, U. About WordNet. 2010. [Online; accessed 31-August-2016]. Disponível em: . Citado na página 11.

ROBERTSON, S. E.; HULL, D. A. The trec-9 filtering track final report. In: TREC. [S.l.: s.n.], 2000. p. 25–40. Citado na página 5.

ROCCHIO, J. J. Relevance feedback in information retrieval. Prentice-Hall, Englewood Cliffs NJ, 1971. Citado na página 11.

STORE compression in Lucene and Elasticsearch. <https://www.elastic.co/blog/store-compression-in-lucene-and-elasticsearch>. Accessed: 2016-09-26. Citado na página 5. VOORHEES, E. M.; HARMAN, D. Overview of trec 2001. In:

TREC. [S.l.: s.n.], 2001. Citado na página 5. WIKIPEDIA. Jaro–Winkler distance — Wikipedia, The Free Encyclopedia. 2016. [Online; accessed 13-October-2016]. Disponível em: . Citado na página 12.