Trabalho Prático Máquinas de Busca

Anna Paula Figueiredo Gonçalves PCC547 – Recuperação de Informação - Denilson Alves Pereira



Sumário

- Objetivo
- Base de Dados
- Técnica de Vetorização
- Aplicação
- Resultados
- Melhorias
- Conclusão
- Referências



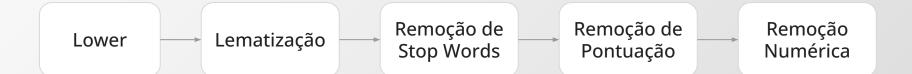
Objetivo

- Explorar a base de dados CFC (Cystic Fibrosis)
- Utilizar técnicas de Vetorização
 - Embeddings
 - o TF-IDF
- Criar uma máquina de busca utilizando o FAISS
- Avaliar os resultados



Base de Dados

- 1.239 instâncias
- 100 consulta





Técnicas de Vetorização

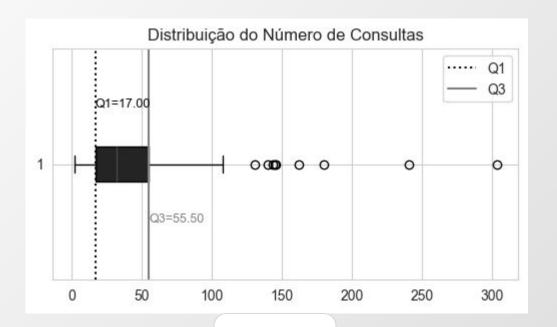
Embeddings

- paraphrase-MiniLM-L6-v2
- 48 segundos

TF-IDF

• 0.15 segundos

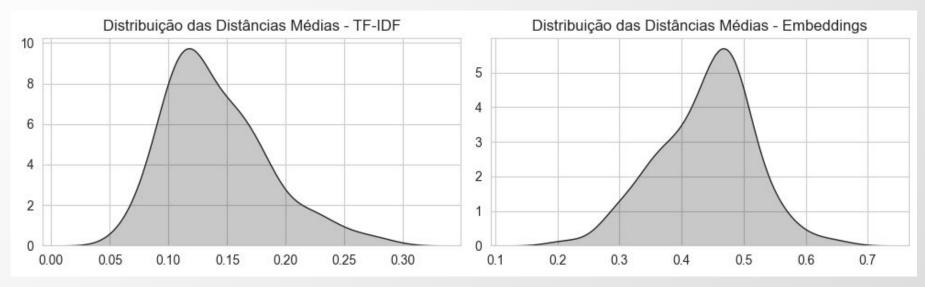
Aplicação





Resultados

Análise das Distâncias



Métricas	Embeddings	TF-IDF
mínimo	0.1833	0.0330
máximo	0.7553	0.6535
média	0.4384	0.1408
desvio padrão	0.0401	0.0573



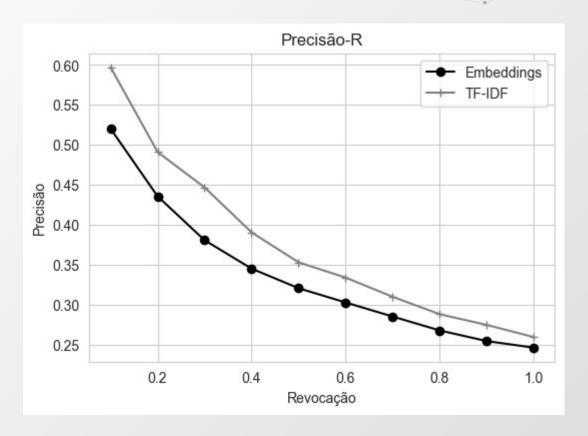
Métricas de Avaliação

Resultados

Métricas	Embeddings	TF-IDF
precisão média	0.2461	0.2592
revocação média	0.2670	0.2927
precisão-R	0.3359	0.3745
p@5	0.47	0.52
p@10	0.39	0.46
MRR(5)	0.88	0.93



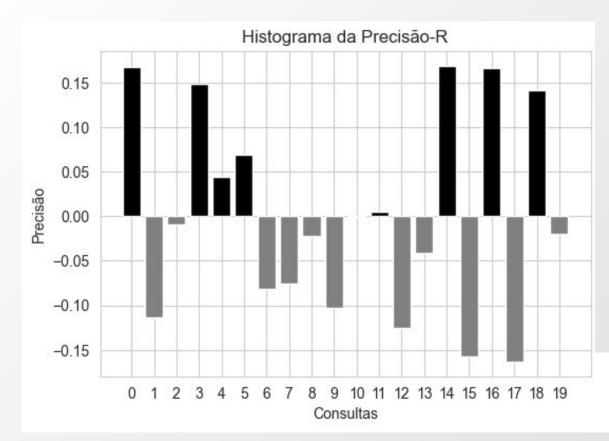
Resultados





Histograma

Resultados



TF-IDF

Embeddings



Melhorias

 Avaliar o resultado das distâncias de tal modo a definir um treshold de aceitação de inclusão de um documento como aceitável no conjunto, isto é, uma distância máxima de limiar.

Conclusão

Para avaliar o trade-off entre duas máquinas de busca, é necessário entender o contexto da aplicação, para entender qual métrica deve ser mais precisa para avaliar e quais requisitos o sistema deve preencher para satisfazer a definição de um bom sistema de busca.Por exemplo, em quesito tempo, o TF-IDF é mais rápido quanto ao pr´e-processamento, mas quando o assunto é a busca fica em até 30 vezes atrás dos Embeddings.

No caso da avaliação, das 20 primeiras consultas, o sistema de Embeddings não é tão eficiente, no geral, mas atua muito bem para as 5 primeiras consultas do problema, entretanto, para as consultas 2, 10e11, o desempenho dos sistemas chegam a ser equivalentes. Apesar disso, ainda há espaço para explorar os resultados e testes, principalmente ao avaliar e analisar os resultados da similaridade do cosseno.

Referencias

Facebook (2023). **Faiss: A library for efficient similarity search**. https://github.com/facebookresearch/faiss.

Le, Q. V. and Mikolov, T. (2014). **Distributed representations of sentences and documents.** arXiv preprint arXiv:1405.4053.

Ramos, J. (2005). **Using tf-idf to determine word relevance in document queries.** Institute of Electrical and Electronics Engineers Transactions on Knowledge and Data Engineering, Volume 17(N'umero 9):1264–1273.

Salton, G. (1971). **Introduction to Modern Information Retrieval**. McGraw-Hill Book Company, New York, NY, USA.

Smith, J. and Johnson, M. (2022). **Exploring embeddings: A preference for sentence-bert**. Journal of Natural Language Processing, Volume 25(N´umero 3):450–465.

Witten, I. H., Frank, E., Hall, M. A., and Pal, C. J. (2016). **Data Mining: Practical Machine Learning Tools and Techniques.** Morgan Kaufmann, Amsterdam, Netherlands.

