Multimodal Clustering

Bruno Francisco Martins da Silva Advisor: Marco Antonio Casanova Department of Computer Science, PUC-RIO, Rio de Janeiro, Brazil {bsilva, casanova}@inf.puc-rio.br

Abstract

This paper addresses the vector stream similarity search problem, defined as: "Given a high dimensional vector q and a time interval T, find a ranked list of vectors, retrieved from a vector stream, that are similar to q and that were received in the time interval T." The paper first introduces the project specifications and requirements, then the architecture of the project is detailed. After that, the technologies used in the project are shown, followed by a brief description of a proof-of-concept implementation of a classified ad retrieval tool that uses staged HNSW and a test routine. The paper concludes with the description of the user of this application and the documentation needed for this user to run the application.

Keywords: busca; indexação; similaridade; anúncios; Redis; JINA

1 Especificações do Projeto

1.1 Finalidade

Um anúncio consiste em uma descrição textual de um produto, com poucas imagens do produto, seu preço, condições de venda e os dados obrigatórios do vendedor. Uma plataforma de comércio online, ou simplesmente uma plataforma de comércio, é utilizada neste artigo a fim de especificar uma aplicação da Web onde os vendedores podem postar anúncios e os compradores podem pesquisar produtos e fechar transações. O volume de transações que uma plataforma de negociação deve suportar pode ser significativo. É comum que uma plataforma popular de produtos online normalmente processe milhares de anúncios por dia.

A principal motivação deste artigo se encontra no desafio de criar uma ferramenta de recuperação de anúncios que recebe como entrada um anúncio tem por objetivo obter uma lista de anúncios ranqueada baseada na similaridade entre os mesmos. A similaridade, nestes casos pode ser computada utilizando a descrição textual, um conjunto de imagens, o preço, entre outras propriedades dos anúncios. Este artigo, considera o cenário em que novos anúncios são continuamente incluidos da plataforma, criando assim uma *stream* de anúncios.

A construção dessa ferramenta de recuperação de anúncios, neste cenário, irá enfrentar uma grande dificuldade. Como o conjunto de anúncios é dinâmico, no sentido de que os vendedores continuamente criam novos anúncios, em um ritmo acelerado, e muitos desses anúncios têm um tempo de vida muito curto devido ou ao produto ser efetivamente vendido, ou simplesmente porque o venedor decidiu remover o anúncio, ou porque o anúncio simplesmente se tornou obsoleto por alguma razão. Posto isso, pode-se modelar este cenário como um processo de recuperação que acontece sobre a *stream*, limitando em algum ponto no passado, como uma janela de tempo.

De um ponto de vista de alto nível, este cenário requer resolver o problema de busca por similaridade em um vetor de stream, definido por: "Dado um vetor q (de alta dimensão) e um intervalo de tempo T, encontre uma lista de vetores ranqueados, recuperados da stream de vetores, que são similares a q e que foram recuperados no intervalo de tempo T".

1.2 Escopo

Posto isso, as principais contribuições deste artigo são: apresentar uma breve descrição de uma implementação prova de conceito de uma ferramenta de recuperação de anúncios baseado no JINA 1 , um framework para construir aplicações que aproveitam as engines de busca neural, com o objetivo de controlar o processo de recuperação, e na implementação do "HNSW" (Malkov and Yashunin (2020)), na parte de indexação dos vetores.

¹https://jina.ai/

1.3 Requisitos

1.3.1 Requisitos Funcionais

Os requisitos funcionais do sistema foram obtidos baseado na finalidade e no escopo do projeto.

- **RF01** A ferramenta deve permitir que o usuário carregue um arquivo de texto no formato CSV de qualquer diretório do seu computador;
- RF02 A ferramenta deve permitir que o usuário acesse o sistema de qualquer navegador do seu computador;
- RF03 A ferramenta deve permitir que o usuário possa pesquisar por qualquer conjunto de palavras-chave que ele desejar;
- RF04 A ferramenta deve permitir que o usuário possa configurar a quantidade de resultados que ele deseja analisar;
- RF05 A ferramenta deve permitir que o usuário possa repetir a quantidade de buscas quantas vezes o usuário desejar;
- RF06 A ferramenta deve permitir que o usuário possa alterar a consulta por palavras-chave que ele realizou sem a necessidade de reiniciar a ferramenta;
- RF07 A ferramenta deve permitir que o usuário possa alterar o cojunto de dados que ele deseja analisar sem a necessidade de reiniciar a ferramenta;

1.3.2 Requisitos Não Funcionais

Dentro dos requisitos não-funcionais que a ferramenta deve apresentar tem-se:

- RNF01 Performance: Refere-se ao tempo de resposta do uso das funcionalidades do sistema;
- RNF02 Usabilidade: Refere-se a interface ser amigável para o usuário, permitindo com que o mesmo seja encorajado a utilizar o sistema;
- RNF03 Compatibilidade: Refere-se ao sistema ser compatível com os sistemas MacOS ou Linux;
- RNF04 Instalação: Refere-se ao sistema ser instalado de forma amigável no computador do usuário;

2 Projeto

2.1 Visão Geral

Para contruir uma ferramenta capaz de resolver o problema de busca por similaridade em um vetor de stream, uma ferramenta Web foi desenvolvida em três blocos distintos, consistindo de uma estrutura principal e duas estruturas auxiliares. A estrutura principal é responsável por administrar o fluxo de tarefas entre as estruturas auxiliares, além de possuir uma interface gráfica que permite tanto o carregamento da base de dados de anúncios que o usuário deseja analisar (indexing) quanto a exploração dessa base de dados através de um consultas por palavras chave (seraching). É importante notar que o retorno destas consultas é configurável, ou seja, o usuário pode predefinir a quantidade de resultados que ele gostaria de analisar. Já as estruturas auxiliares são divididas em: um encodificador de texto e um banco de dados.

O encodificador de texto tem como finalidade criar os índices dos arquivos que são fornecidos pelo usuário. O objetivo destes índices é fazer com que os dados dos anúncios sejam codificados para um formato que seja possível aplicar uma métrica de similaridade, comparando os últimos com a consulta que o usuário está executando na aplicação através de um valor. O processo de criação destes índices ocorre quando o usuário insere um arquivo de texto, no formato CSV, na aplicação. Esta, ativa a parte de *indexing*, preenchendo um vetor com todos os registros encontrados na base enviada.

Com os vetores preenchidos, o encodificador de texto faz um tratamento no tamanho dos arquivos, aplicando o modelo sentence-transformers_paraphrase-multilingual-mpnet-base-v2 ², responsável por retornar vetores de 768 dimensões (*embeddings*), e estes vetores que são utilizados para a geração dos índices. Outros fatores que também são considerados além do tamanho dos *embeddings* são: a métrica que determina o cálculo da distância entre os vetores, o número inicial de vetores e o tipo do índice que está sendo gerado. A métrica utilizada para a construção do vetor de similaridades foi a "HNSW".

O banco de dados é o responsável por armazenar e manipular os índices que foram criados na etapa anterior. Seu intuito é exibir parâmetros específicos sobre cada índice, como o tempo de criação dos mesmos, a porcentagem de conclusão do processo de indexação, o número de documentos que foram indexados, dentre outros.

 $^{^2} https://hugging face.co/sentence-transformers/paraphrase-multilingual-mpnet-base-v2$

2.2 Arquitetura

A figura 1 descreve com mais detalhes como se comporta a arquitetura do projeto. A ferramenta possui a pasta "app" contendo todas as informações relativas a aplicação e arquivos relacionados a infraestrutura necessária para executá-la, como as configurações dos *containers*, as variáveis de ambiente e as bibliotecas requeridas que devem estar presentes no computador do usuário.

Dentro da pasta "app" observa-se diversos submódulos. Detalhando cada um deles, temos: o submódulo "dl_models", responsável por armazenar os modelos utilizados para tratamento dos dados de anúncios enviados pelo usuário, convertendo os mesmos para o de vetor de 768 dimensões. Vale notar que no contexto atual apenas um modelo foi utilizado. O submódulo "input" é responsável por armazenar os dados que são inseridos na aplicação pelo usuário. Já o submódulo "output" serviu como base para a execução de um teste que envolveu pré-processar os vetores de *embeddings* utilizando o Google Colabs ³, a fim de investigar a performance desta etapa.

O submódulo "routers" apresenta as rotas que a aplicação pode tomar quando ela já está funcionando, podendo esta acessar a parte de indexação ou busca. Já o submódulo "services" exibe os serviços disponíveis para a aplicação, o arquivo text representa o encodificador de texto, já o arquivo performance_analysis tem como finalidade avaliar a performace dos processos de indexação e busca. Por fim, temos três arquivos: O helper que efetivamente possuí o metódo de criação dos índices. Este, é chamado dentro do encodificador de texto, melhorando assim a legibilidade e diminuindo o acoplamento do código; O arquivo main é o responsável por levantar a aplicação Web; O shared_context é o responsável por fazer a conexão com o banco de dados Redis. Seus métodos são utilizados por toda a extensão da ferramenta, visto que o banco de dados tem o papel fundamental na manuteção da estrutura da mesma.

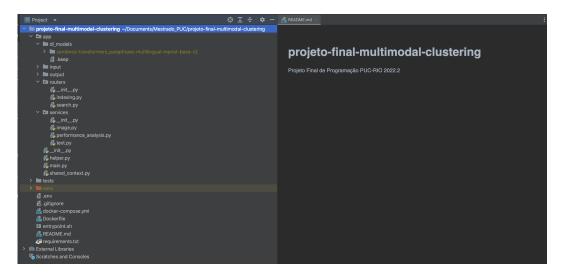


Figure 1: Arquitetura do Projeto

Já a Figura 2 descreve o diagrama UML que representa como esta arquitetura está estruturada, exibindo com detalhes seus componentes e as conexões entre eles. Além de indicar quais componentes estão relacionados com as estruturas principais mencionadas anteriormente, em que o bloco da FastAPI corresponde a estrutura principal, o bloco do text_encoder corresponde ao encodificador de texto e o bloco do Redis corresponde ao Banco de Dados.

³https://colab.research.google.com

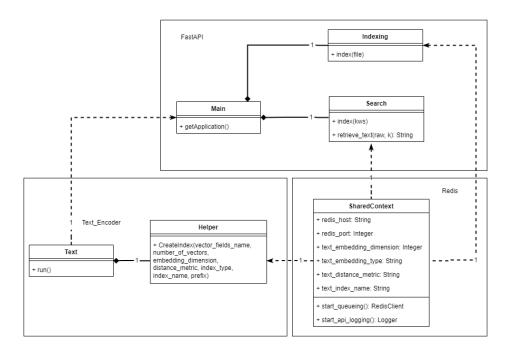


Figure 2: Diagrama UML da Arquitetura

3 Tecnologias

3.1 Python

Python ⁴ é uma linguagem de programação de alto nível, dinâmica, interpretada, modular, multiplataforma e orientada a objetos. Por ser uma linguagem de sintaxe relativamente amigável, ganhou popularidade entre profissionais da indústria tecnológica que não são especificamente programadores, como engenheiros, matemáticos, cientistas de dados, pesquisadores e outros. Um de seus maiores atrativos é possuir um grande número de bibliotecas, nativas e de terceiros, tornando-a muito difundida e útil em uma grande variedade de setores dentro de desenvolvimento web, e também em áreas como análise de dados, machine learning e IA.

3.2 Numpy

A biblioteca Numpy ⁵ fornece um grande conjunto de funções e operações de biblioteca que ajudam os programadores a executar facilmente cálculos numéricos. Esses tipos de cálculos numéricos são amplamente utilizados em tarefas como: Modelos de Machine Learning, Processamento de Imagem e Computação Gráfica e Tarefas matemáticas.

3.3 Pandas

A biblioteca Pandas ⁶ é uma biblioteca Python para análise de dados. Ela possui código aberto e uso gratuito. O Pandas é construído com base em duas bibliotecas mais famosas do Python: matplotlib para visualização de dados e NumPy para operações matemáticas, sendo uma união dessas bibliotecas, e permitindo que sejam acessados muitos dos métodos de matplotlib e NumPy com menos esforço. Esta biblioteca é conhecida por sua alta produtividade e desempenho e sua popularidade deriva do fato da importação e a análise de dados ser muito mais amigável.

3.4 Docker

Docker ⁷ é uma tecnologia de conteinerização para criação e uso de máquinas Linux (containers). Docker é uma ferramenta parecida com uma máquina virtual extremamente leve, mas não se trata de fato de uma

 $^{^4 \}mathrm{https://www.python.org}$

⁵https://numpy.org

⁶https://pandas.pydata.org

⁷https://www.docker.com

máquina virtual. Ele utiliza (containers) que possuem uma arquitetura diferente, permitindo maior portabilidade e eficiência. O container exclui a virtualização e muda o processo para o Docker. Além disso, os containers oferecem maior flexibilidade para a criação, implantação, cópia e migração de um container de um ambiente para outro.

3.5 FastAPI

FastAPI ⁸ é um framework Web moderno e de alta performace para construir API's com Python. Suas principais caracteristicas são: A velocidade, API's desenvolvidas com o FastAPI possuem uma alta performance, ao ponto de serem comparadas com API's desenvolvidas com tecnologias mais consolidadas; A intuitividade, o código fonte do framework foi inteiramente desenvolvido utilizando o recurso de type hints do Python, isso possibilita que se gaste menos tempo debugando o código; A leveza, pois, ele foi inteiramente pensado para ser amigável aos usuários, fazendo assim com que se gaste bem menos tempo lendo a documentação; Por fim, tem-se a robustês, em que o código desenvolvido já está pronto para produção, assim não é necessário fazer nenhuma alteração para então colocar as aplicações desenvolvidas no ar, além de que o FastAPI pode gerar a documentação de forma automática.

3.6 Redis

Redis ⁹ é um banco de dados relacional focado em alto desempenho. Sua principal característica é a agilidade com que acessa e armazena informações, muito por conta de sua estrutura de funcionamento. Ele oferece um conjunto de estruturas versáteis de dados na memória que permite a fácil criação de várias aplicações personalizadas. Os principais casos de uso do Redis incluem cache, gerenciamento de sessões, PUB/SUB e classificações.

3.7 Código Fonte

A estrutura desta aplicação foi desenvolvida em Python, utilizando diversos recursos de bibliotecas Numpy e Pandas para efetuar as operações matemáticas e a leitura de dados, respectivamente. Estas operações matemáticas estão relacionadas com a métrica e o modelo matemático que são utilizado para calcular as distâncias entre os registros nos vetores, durante o processo de criação dos índices. Já a leitura de dados ocorre durante o carregamento da base de dados de anúncios feita pelo usuário na interface gráfica. Nesta etapa, enquanto nenhum dado é carregado a aplicação mantém uma fila vazia que fica esperando algum dado ser inserido. Quando um arquivo em CSV - formato de texto, é inserido pelo usuário, a fila começa a ser preenchida e o encodificador de texto começa a remover os arquivos da fila e indexa-los.

FastAPI e Docker foram utilizados para servir de corpo para a aplicação. Os containers do Docker foram os responsáveis por estruturar tanto a estrutura principal, que contém a FastAPI, quanto as estruturas auxiliares, contendo o banco de dados do Redis e o encodificador de texto. Percebe-se então que três containers são criados para sustentar toda a aplicação. O container que executa o processo da FastAPI é responsável por manter a interface gráfica Web funcionando, garantindo assim a interação do usuário com o sistema. Já o container que executa o processo do Redis é responsável por manter o banco de dados ativo, recebendo tanto as requisições de PUB/SUB quanto a escrita dos índices, garantindo todas as propriedades de um banco relacional. É importante notar que desligar estes containers não faz com que os dados sejam perdidos, isto ocorre apenas se eles forem destruídos. A figura 3 representa a aplicação em funcionamento, exibindo os containers ativos.

Logo, através das tecnologias mencionadas anteriormente foi desenvolvida a ferramenta apresentada neste artigo. Seu código fonte se encontra disponível no GitHub no link: https://github.com/BrunoFMSilva/projeto-final-multimodal-clustering, apresentando comentários nas principais funções e módulos do mesmo.



Figure 3: Containers do Docker em execução

⁸https://fastapi.tiangolo.com

⁹https://redis.io

4 Roteiro de Testes

Foi desenvolvida uma rotina de testes, utilizando a biblioteca unittest ¹⁰, para avaliar o comportamento das funções principais presentes nos arquivos shared_context.py e helper.py. No primeiro arquivo, os testes tiveram o intuito de verificar se as conexões com o Redis conseguiram ser efetuadas e obtidas com sucesso. Além de verificar se o modelo utilizado pelo encodificador de texto para fazer o tratamento dos registros estava sendo gerado no formato correto. Já no segundo arquivo foi verificado se a criação dos índices estava respeitando o formato esperado.

Estes arquivos foram escolhidos como base central na rotina de testes devido a sua importância geral no ambiente da aplicação, pois eles servem de base para todos outros componentes. A figura 4 exibe a localização destes testes. Cada um deles possui seu devido comentário e para executá-los basta baixar o projeto no GitHub, disponibilizado anteriormente, e roda-los no terminal, em uma máquina que possua sistema operacional Linux ou MacOS, que possua a linguagem de programação python instalada.

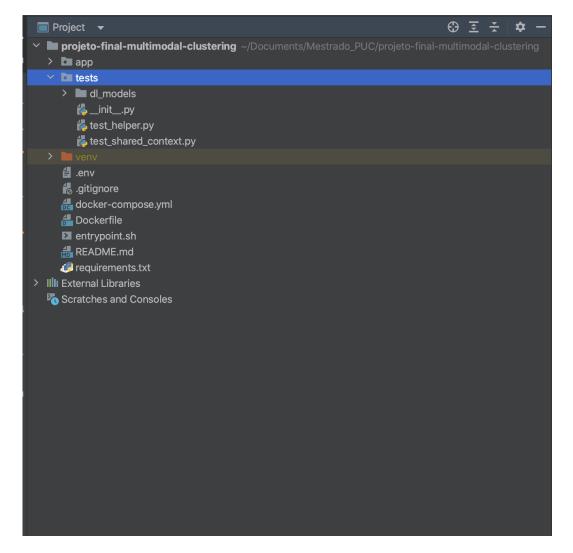


Figure 4: Arquivos de Teste

5 Documentação

O usuário desta ferramenta é o analista de dados de companhias que lidam diretamente com um grande fluxo de anúncios diariamente. O analista, por precisar entender a natureza e o comportamento dos dados que estão em trânsito neste fluxo contínuo, executa diversos processos a fim de identificar as propriedades destes anúncios. Entretanto, devido ao enorme volume de anúncios presente neste fluxo, torna-se extremamente exaustivo efetuar estas analises em tempo real. Logo, uma ferramenta capaz de capturar uma grande quantidade de anúncios e permitir com que os mesmos sejam observados em um instante de tempo fixo torna-se extremamente útil.

 $^{^{10} \}rm https://docs.python.org/3/library/unittest.html$

Posto isso, a ferramenta apresentada neste artigo tem como objetivo facilitar o processo de analise de dados que os analistas precisam efetuam no seu dia a dia. Este processo de facilitação começa na busca por anúncios ou conjuntos de anúncios específicos. Na ferramenta, a busca ocorre por palavras chaves relacionadas ao escopo do próprio anúncio, sendo assim mais amigável. Além disso, como é possível configurar a quantidade de resultados que a ferramenta retorna ao usuário, ele pode buscar por anúncios espeficicos, verificando a existência do mesmo na base de dados original ou fazer comparações com grandes volumes de dados que possuem maior similaridade com o anúncio desejado. Por exemplo, pode-se verificar se algum modelo de celular está sendo anunciado na plataforma original. A ferramenta retornaria os anúncios mais similares ao solicitado, incluindo sua descrição. Com estas descrições, torna-se possível verificar se aquele conjunto de dados está coerente ou apresenta alguma irregulariadade. O que, em casos extremos, pode até significar um indicativo de fraude.

Outro fator interessante do uso da ferramenta apresentada como mecanismo de analise é o fato da identificação de anúncios duplicados na base de dados original, mas esta duplicação pode ocorrer tanto de inconsistências com a própria base de dados ou pode-se identificar vendedores que estão criando múlitplos anúncios que possuem o mesmo item e a mesma descrição, a fim de otimizar o tempo de venda daquele produto.

Por fim, esta ferramenta também pode ser usada como filtro de anúncios, pois ao se buscar por palavras-chave específicas pode-se identificar anúncios que estão sendo colocados na base com nomes impróprios ou com descrições impróprias, o que permite a exclusão destes anúncios e até o banimento desses usuários que estão apresentando este comportamento inadequado, através de outros processos fora da ferramenta.

Para utilizar esta ferramenta é necessário baixa-la do GitHub, através do link mencionado na seção anterior. Com o projeto adquirido, o primeiro passo é baixar as bibliotecas do arquivo requeriments.txt. Com essas bibliotecas instaladas deve-se abrir a pasta raiz do projeto e rodar os seguintes comandos:

- 1. docker-compose build
- 2. docker-compose up

Estes, serão os responsáveis por levantar os *containers* do Docker, que, após alguns segundos disponilizaram a aplicação *Web* no *link*: http://localhost:8080/docs, como pode ser observado na Figura 5.

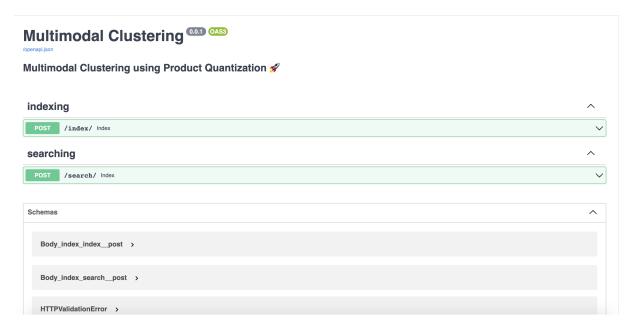


Figure 5: Interface Gráfica

Com a interface gráfica funcionando, o usuário pode interagir com as seções de *indexing* e *searching*. Na seção de indexing, o usuário deve clicar na opção *try it out* (Figura 6), depois inserir o arquivo CSV contendo os dados que serão indexados (Figura 7) e por fim clicar no botão de execute para iniciar o processo (Figura 8). Contudo, esses arquivos devem possuir uma formatação específica, que é demonstrado na Figura 9.



Figure 6: Exemplo de Indexação

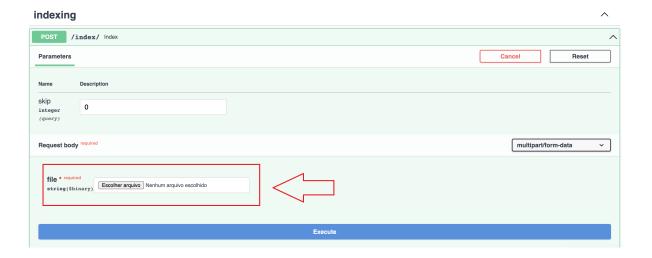


Figure 7: Exemplo de Indexação

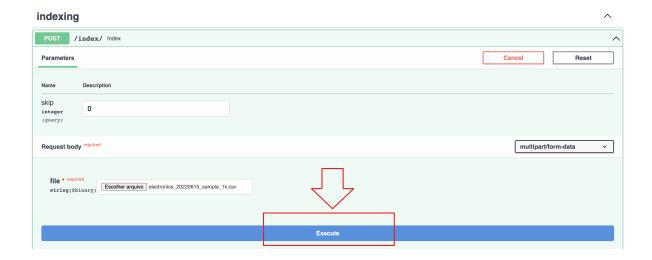


Figure 8: Exemplo de Indexação

Figure 9: Formatação do Arquivo CSV

Após isso, o usuário deve esperar pelo fim do processo de indexação. Com este concluído pode-se iniciar a etapa de busca, logo deve-se acessar a seção de *searching*. Repetindo o processo da seção anterior deve-se clicar na opção *try it out* (Figura 10), após isso, na caixa "kws" deve-se escrever a consulta por palavra-chave que se deseja efetuar, podendo configurar a quantidade de resultados obtidos na caixa "k" (Figura 11). Por fim, deve-se clicar na opção *execute* e a aplicação retornará os resultados esperados, incluindo a chave de identificação do anúncio, sua descrição e seu *score*, que é a nota baseada em quão similar o resultado é com a consulta original.

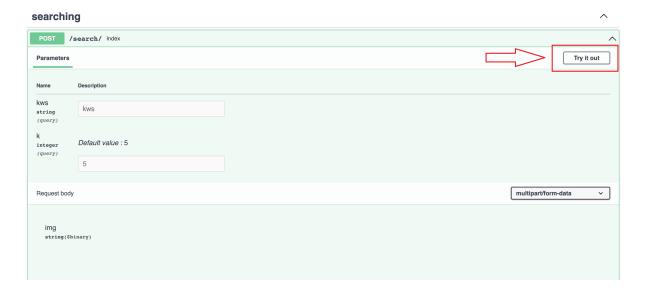


Figure 10: Exemplo de Busca

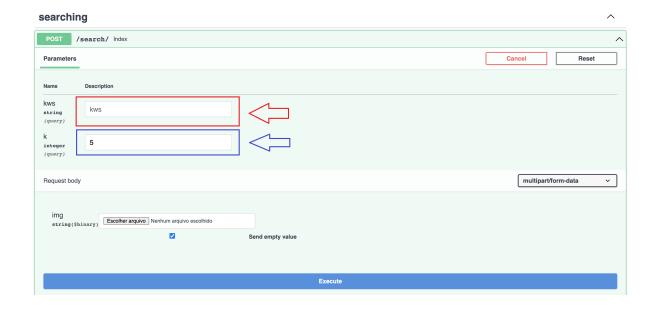


Figure 11: Exemplo de Busca

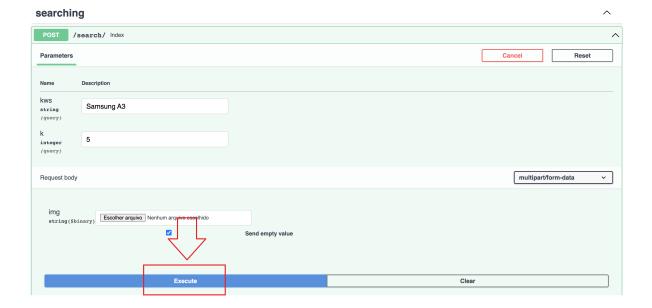


Figure 12: Exemplo de Busca

Figure 13: Exemplo de Busca

6 Conclusão

Portanto, o artigo apresenta uma ferramenta que é capaz de obter dados de anúncios que são disponibilizados pelo usuário, no formato CSV, aplicar um processamento sobre esses dados, aplicando um tratamento no tamanho dos registros presentes nos dados e retornando um *json* para o sistema que, a partir deste *json*, calcula os índices desses anúncios utilizando a implementação do "HNSW" para efetuar o cálculo de indexação dos vetores. Com esses índices definidos, a aplicação permite que o usuário faça pesquisas por palavras-chave na base de dados de anúncios utilizando a interface gráfica.

Além disso, a interface gráfica apresenta o parâmetro da quantidade de anúncios que deve ser buscada, permitindo ao usuário certa interatividade e especificidade com a mesma, visto que a ferramenta pode ser utilizada para diferentes propósitos de análise de dados, como: um maneira de conferir se algum anúncio específico está presente na base, filtrar anúncios impróprios, comparar anúncios diversos que estejam relacionados com a mesma categoria, dentre outras. Servindo assim, como uma ferramenta complementar no dia a dia de um analista de dados que está inserido no contexto de anúncios.

References

Malkov, Y. A., & Yashunin, D. A. (2020, apr). Efficient and robust approximate nearest neighbor search using hierarchical navigable small world graphs. *IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell.*, 42(4), 824–836. Retrieved from https://doi.org/10.1109/TPAMI.2018.2889473 DOI: 10.1109/T-PAMI.2018.2889473