Projeto Aplicado II



Titulo:



COLLAM FILMS

Sistema de Recomendação de Filmes



AGENDA





Informações



Curso: Tecnologia em Ciências de Dados

Semestre: 3º

Componente curricular: Projeto Aplicado II

Professor: Anderson Adaime de Borba

Integrantes e TIA:

- > Adrieli Machado Zaluski 22503668
- > Caroline Ribeiro Ferreira 22514635
- **➤ Lais César Fonseca 22500790**
- ➤ Liliane Gonçalves de Brito Ferraz 22501142
- ➤ Múcio Emanuel Feitosa Ferraz Filho 22515925
- > Otavio Bernardo Scandiuzzi 22511921

Objetivos do Projeto





Melhorar a experiência do usuário ao fornecer recomendações personalizadas com base em seu histórico de filmes assistidos.

Criar um modelo eficaz de recomendação de filmes utilizando técnicas de aprendizado de máquina e análise estatística preditiva

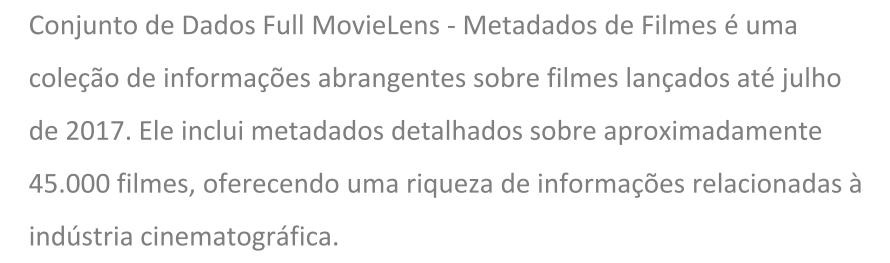
15)

Reduzir o tempo de escolha do próximo filme a assistir, com as recomendações geradas pelo sistema, com base no filme que o usuário apresentar como favorito(s).

Dataset

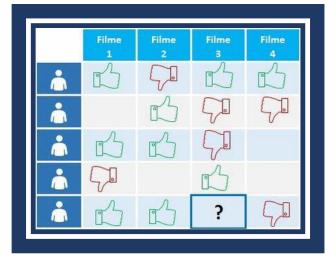


Como Base de dados para desenvolvimento do projeto e treinamento dados Públicos, da plataforma Kaggle.



A Base contem também 26 milhões de avaliações de 270 mil usuários para todos os 45 mil filmes. As Classificações estão em uma escala de 1 a 5, obtidas no site oficial do GroupLens.







APRESENTAÇÃO DA EMPRESA



A origem do nome da empresa "COLLAM FILMS", nasceu da paixão por filmes e séries e da necessidade de tornar a experiência de assistir filmes ainda mais cativantes. Seu nome é uma fusão das iniciais dos nomes dos integrantes do grupo que deram vida a essa iniciativa, representando nossa colaboração e dedicação.

O nome "Collam" é uma celebração da união e a diversidade de habilidades que empregamos nesse projeto.



Análise Exploratória







Durante o processo de exploração foi possível conhecer melhor os nossos dados através do uso de métodos estatísticos, para isso foram seguidos os seguintes passos:

Importação dos pacotes "Pandas", "Seaborn", "Numpy" e "Matplotlib";



Verificações gerais: colunas, tipo de cada coluna, quantidade de dados, valores únicos, valores nulos, ruídos nos dados e descrição geral usando "describe()";



Criação de gráficos para uma melhor visualização



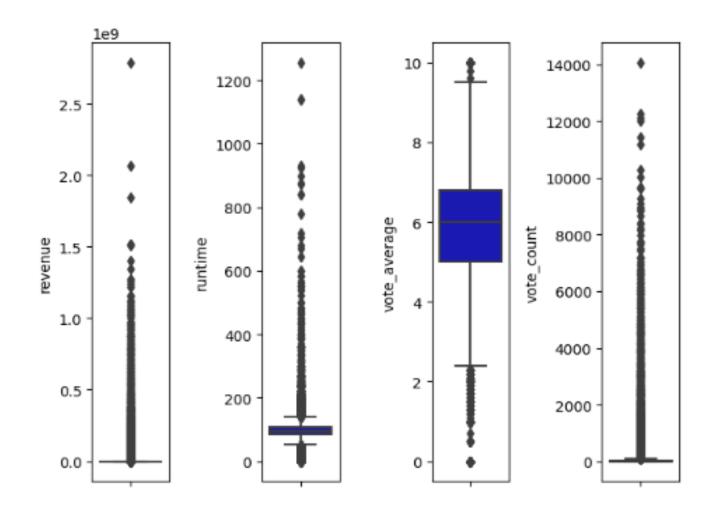
Separação de variáveis numéricas e categóricas;





Alguns dos gráficos criados para a exploração:

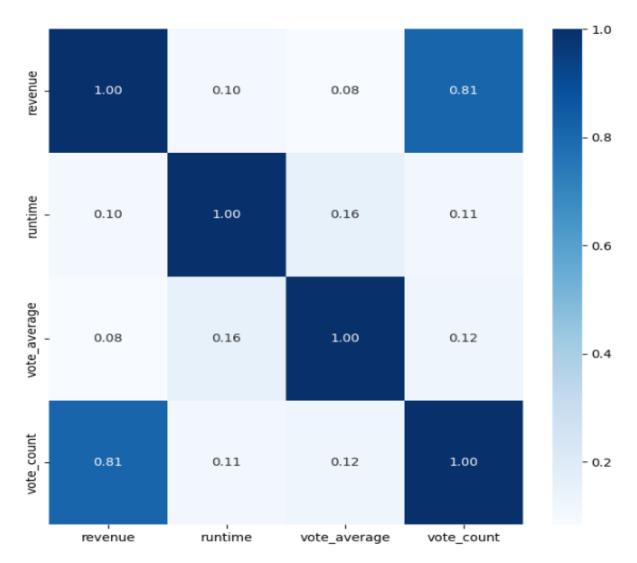
Boxplots das variáveis numéricas:







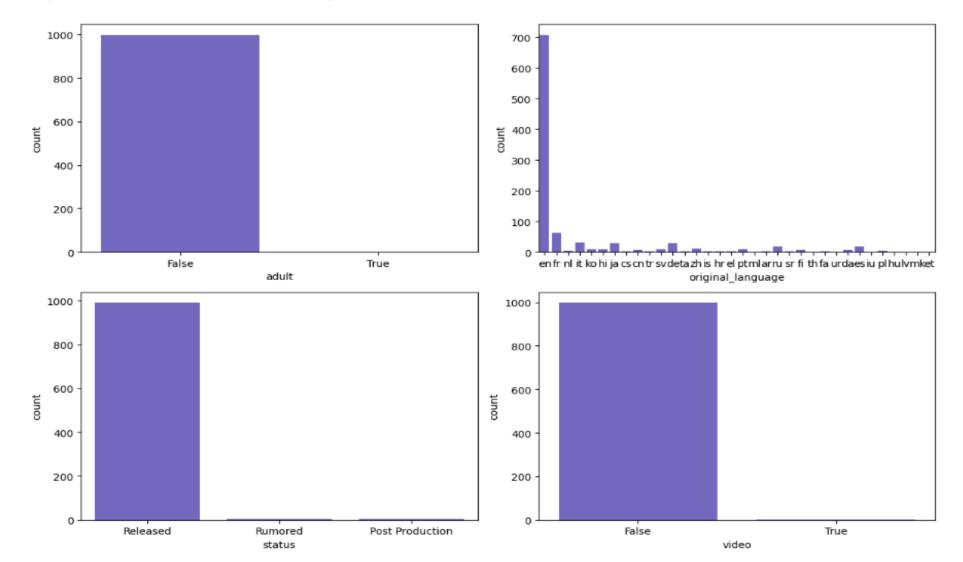
Correlação entre as variáveis numéricas:







Distribuição das variáveis categóricas:





Limpeza e preparação dos Dados Dados





Limpeza e preparação de dados



1°- Filtramos apenas as colunas necessárias de ambos datasets, e as renomeamos.

4°- selecionamos apenas avaliações de usuários que avaliam acima de 400 vezes 7° - convertemos a variável ID_filme em inteiro.

2°-verificamos os valores nulos, e como foram poucos foram removidos, por não apresentarem impacto nos resultados.

5°- selecionamos os filmes que tiveram quantidade de avaliação superior a 30 avaliações.

8°- concatenamos os dataframes.

3°- selecionamos apenas usuários que fizeram acima de 400 avaliações. 6°- selecionamos apenas os filmes na linguagem English.

9° -Descartamos os valores duplicados, para não ter o mesmo usuário avaliando o mesmo filme mais de uma vez.



Aprendizado de Máquina





APRENDIZADO DE MÁQUINA



Utilizamos o sistema de recomendação para alcançar nossos objetivos com este projeto. A distância euclidiana foi a escolhida para analisar a similaridade entre os filmes e sua aplicação passou pelas seguintes etapas:

- 1)Criação de uma matriz que represente as avaliações dos usuários para os diferentes filmes;
- 2) Extração dos títulos únicos presentes na matriz;
- 3)Criação de um dataframe com estes títulos e exportação para um arquivo Excel;
- 4)Chamar a função definida para fazer a recomendação dos filmes pelo seu título usando a similaridade com base euclidiana;
- 5)Impressão das recomendações.



APRENDIZADO DE MÁQUINA



Para consolidar o aprendizado de máquina foi feito o pivoteamento da matriz, com o intuito de organizar as avaliações dos usuários, e chamamos a função definida "recomendar_filmes_por_titulos" para obter as recomendações com base em um filme de referência.

Ao executar essa função é feita a impressão das recomendações.

```
# Chamar a função `recomendar_filmes_por_titulo()`
recomendacoes = recomendar_filmes_por_titulo('10,000 BC', matriz_usuario_filme, avaliacoes_e_filmes, num_recomendacoes=3)
# Imprimir as recomendações
print(recomendacoes)
```

('The King of Comedy', 2.345207879911715), ('The Quiet Man', 1.5), ('The Gate', 1.0)]



Teste e Acurácia





TESTE E ACURÁCIA



O teste é útil em um aprendizado de máquina para colocar em prático o modelo criado e checar o seu funcionamento. Já a acurácia serve para medir a capacidade deste funcionamento, classificando o seu desempenho.

Uma das medidas de acurácia mais utilizadas em sistemas de recomendações com classificações de usuários é o "Erro Médio Absoluto" (Mean Absolute Error - MAE), Que mede a diferença absoluta entre as classificações previstas e as reais.





Obrigado(a)!

