RELATÓRIO DAS ANÁLISES ESTATÍSTICAS E EDA

INTRODUÇÃO

O objetivo deste desafio é fazer uma análise em cima de um banco de dados cinematográfico para orientar qual tipo de filme deve ser o próximo a ser desenvolvido. Para isso será apresentado conhecimentos sobre a resolução de problemas de negócios, análise de dados e aplicação de modelos preditivos, além de testar os conhecimentos dos conceitos estatísticos de modelos preditivos, criatividade na resolução de problemas e aplicação de modelos básicos de machine learning.

As principais perguntas a serem desenvolvidas nesse projeto são:

- a. Qual filme você recomendaria para uma pessoa que você não conhece?
- b. Quais são os principais fatores que estão relacionados com alta expectativa de faturamento de um filme?
- c. Quais insights podem ser tirados com a coluna *Overview?* É possível inferir o gênero do filme a partir dessa coluna?
- d. Explique como você faria a previsão da **nota do imdb** a partir dos dados. Quais variáveis e/ou suas transformações você utilizou e por quê? Qual tipo de problema estamos resolvendo (regressão, classificação)? Qual modelo melhor se aproxima dos dados e quais seus prós e contras? Qual medida de performance do modelo foi escolhida e por quê?

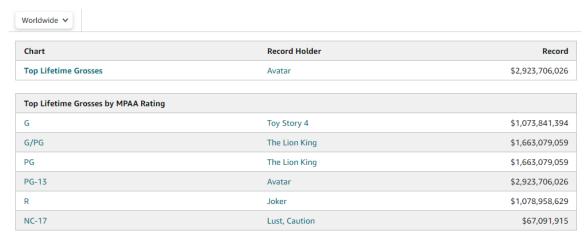
DESENVOLVIMENTO

Para responder as perguntas e deixar o relatório mais interessante, fui em busca de outros sites e no próprio IMDb para uma visão holística do tema. Introduzi uma busca direcionada ao público brasileiro para diversificar os resultados e o filme

mais visto no Brasil diverge do mundial, além de que o filme mais visto mundialmente diverge do mais visto nos EUA.

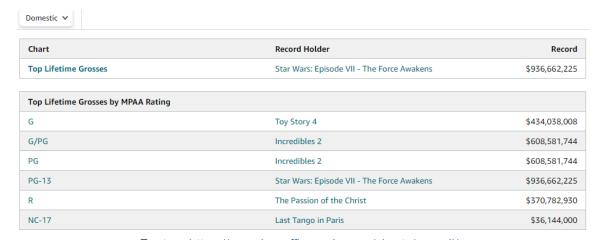
FILME MAIS VISTO MUNDIALMENTE

All-Time Charts



Fonte: https://www.boxofficemojo.com/charts/overall/?area=XWW>

FILME MAIS VISTO NOS EUA



Fonte: https://www.boxofficemojo.com/charts/overall/>

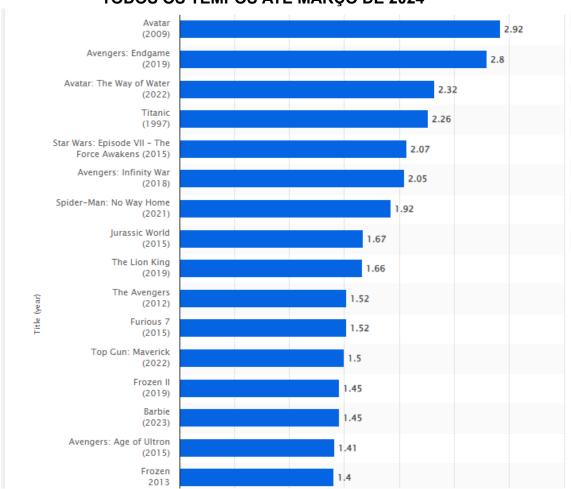
FILME MAIS VISTO NO BRASIL

All-Time Charts



Fonte: https://www.boxofficemojo.com/charts/overall/?area=BR

RECEITA GLOBAL DE BOX OFFICE DOS FILMES DE MAIOR SUCESSO DE TODOS OS TEMPOS ATÉ MARÇO DE 2024



Fonte:

https://www.statista.com/statistics/262926/box-office-revenue-of-the-most-successful-movies-of-all-time/

Em continuação, às perguntas apresentadas inicialmente serão respondidas a seguir:

1. Qual filme você recomendaria para uma pessoa que você não conhece?

Eu recomendaria o filme "Avatar", pelo seu sucesso ao longo dos anos, até o momento nenhum filme foi capaz de bater o recorde do mesmo, além de ser uma história relevante para os tempos atuais de desmatamento, explorações e diversidade. O filme não tem uma nota relevante do IMDb, somente 7.9, mas é carregado de efeitos especiais que deixará qualquer pessoa interessada no filme e na história.

2. Quais são os principais fatores que estão relacionados com alta expectativa de faturamento de um filme?

Alguns fatores podem influenciar diretamente como a popularidade dos atores, um diretor renomado pode atrair espectadores por seu histórico de filmes de sucesso, o gênero do filme pode estimular certo tipo de público como ação e aventura, costumam ter maiores expectativas de faturamento. Além de filmes bem avaliados tendem a atrair mais espectadores, o acúmulo de votos é um indicativo de popularidade e alcance do filme.

3. Quais insights podem ser tirados com a coluna *Overview?* É possível inferir o gênero do filme a partir dessa coluna?

Identificação de tópicos principais: Usando técnicas de NLP (Natural Language Processing), é possível identificar os principais temas abordados nos filmes. Classificação de Gênero: Embora seja uma tarefa desafiadora, técnicas de machine learning podem ser usadas para inferir o gênero a partir do texto do Overview.

4. Previsão da Nota do IMDb:

- Variáveis Utilizadas:
 - Numéricas: Released_Year, Runtime, Meta_score, No_of_Votes, Gross
 - Categóricas: Certificate, Genre, Director, Star1, Star2, Star3, Star4
- Transformações: Imputação de valores ausentes e codificação one-hot para variáveis categóricas.

- Tipo de Problema: Regressão, pois estamos prevendo uma variável contínua (nota do IMDb).
- Modelo Utilizado: "RandomForestRegressor"
 - **Prós**: Lida bem com dados categóricos e numéricos, robusto a outliers, não requer normalização dos dados.
 - Contras: Pode ser computacionalmente intensivo, menos interpretável.
- Medida de Performance: Mean Absolute Error (MAE), que mede a média dos erros absolutos entre as previsões e os valores reais, sendo intuitivo e diretamente interpretável.

CONCLUSÃO

O projeto foi de grande importância para meu conhecimento de ciência de dados, pois não tinha utilizado o modelo "RandomForestRegressor", o Chat GPT me deu essa opção de que seria melhor para explorar os dados dos filmes. Estou bastante satisfeito com o projeto, onde pude escolher diretamente os diversos modelos de visualizações. Em suma, estou a agradecer a Indicium pela oportunidade desse projeto que vai fazer parte do meu portfólio, enriquecendo ainda mais meus conhecimentos em ML.