

Análise Spotify

Vinícius - RA00319760 Vitória - RA00320578 Maria Eduarda - RA00318891

























Contexto

Estamos vivendo uma nova era do mercado musical. O streaming e as redes sociais ditam as regras do jogo e transformam as notas musicais em notas de dinheiro.

Em 2021:

- O mercado da música cresceu 32% no Brasil em relação ao ano anterior.
 - O streaming é responsável 85% desse volume, segundo relatório da Pró-música, uma associação de produtores fonográficos associados.
- R\$ 2,1 bilhões foram gerados pela indústria musical no Brasil.
 - Desses, R\$ 1,8 bilhão veio do streaming.

2:54

Joyce Affonso. "A indústria da música: conheça as cifras desse mercado bilionário". Nubank. Disponível em: https://blog.nubank.com.br/cifras-da-musica/. Acesso em: 27/04/2024



Tema e objetivo

Área de interesse Música e entretenimento.

OBJETIVO DO NEGÓCIO

Produzir músicas de sucesso.

OBJETIVO DO PROJETO

Prever a popularidade de uma música a partir de suas características como dançabilidade, energia, acústica, ao vivo, instrumentalidade, etc. usando a playlist Top50 Global do Spotify.









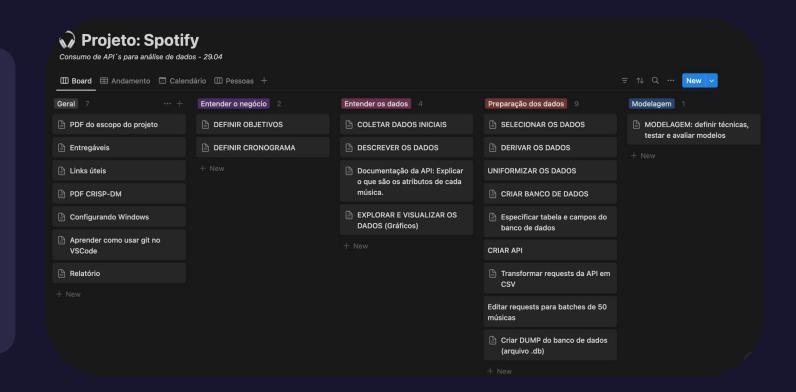




Notion



- 01 Fase CRISP
- 02 Andamento
- 03 Calendário
- <mark>04</mark> Pessoas





2:54







Requirements

ipykernel==6.29.4 spotipy==2.22.1 python-dotenv==1.0.1 pandas==2.2.1 Flask==3.0.3 numpy==1.26.4 matplotlib==3.8.4 seaborn==0.13.2 scikit-learn==1.4.2









Extração dos dados

Através da API









Requisições para a API

```
client credentials manager = SpotifyClientCredentials(
  client id=os.environ.get('SPOTIPY CLIENT ID'),
  client_secret=os.environ.get('SPOTIPY_CLIENT_SECRET')
sp = spotipy.Spotify(client_credentials_manager=client_credentials_manager)
/ # Faz uma requisição na API
playlist = sp.playlist_items(
                                                                                    Requisições das
playlist id=playlist id,
                                                                                    playlists
fields='items.track(album.release_date, artists.name, name, popularity, id)'
for batch in batches:
    track_features_list = sp.audio_features(tracks=batch['track_id'])
                                                                                    Requisições das
                                                                                    features
for track dict in track features list:
df list.append(pd.DataFrame([track dict]))
```





2:54

















Criação do banco de dados

Com sqlite

Criação do banco de dados

```
Q =
```

```
create_db_from_csv(csv_files, db_name):
    conn = sqlite3.connect(db name)
    cur = conn.cursor()
for csv file in csv files:
        table_name = csv_file.split('.')[0] · # extrai o nome do arquivo
       with open(csv file, 'r', newline='', encoding='utf-8') as f:
       ····reader = csv.reader(f) · # · transforma · cada · linha · em · uma · lista
      ······headers = next(reader) · # Retorna a la linha e itera para a 2a
     column_names = ', '.join(headers)
      placeholders = ', '.join('?' * len(headers))
           cur.execute(f'CREATE TABLE IF NOT EXISTS {table_name} ({column_names})')
      cur.executemany(f'INSERT INTO {table name} VALUES ({placeholders})', reader)
   conn.commit()
    conn.close()
csv_files = ['top_songs.csv', 'top_songs_features.csv']
db name = 'database.db'
 reate_db_from_csv(csv_files, db_name)
```

Tabela top_songs: playlist_country artist_name track_name release_date popularity track_id playlist_id

```
Tabela top_songs_features:
danceability
energy
kev
loudness
mode
speechiness
acousticness
instrumentalness
liveness
valence
tempo
type
uri
track href
analysis_url
duration ms
time_signature
```











Análise exploratória

Gráficos









Features

```
Popularity - Popularidade (01 - 50)
```

Danceability - Dançabilidade (0,0 - 1,0)

Energy - Energia (medida perceptiva de intensidade e atividade) (0,0 - 1,0)

Loudness - Intensidade (volume de uma faixa em decibéis) (-60 e 0 dB)

Speechiness - Fala (Detecta a presença de palavras faladas) (0,0 - 1,0)

Acousticness - Acústica (instrumentos que não usam eletricidade) (0,0 - 1,0)

Instrumentalness - Instrumental (prevê se uma faixa não contém vocais) (0,0 - 1,0)

Liveness - Vivacidade (detecta a presença de público na gravação) (0,0 - 1,0)

Valence - Valência (mede a positividade musical transmitida por uma faixa) (0,0 - 1,0)

Tempo - Representa o andamento geral estimado de uma faixa em batidas por minutos (BPM)

Duration_ms - Duração da faixa em milissegundos

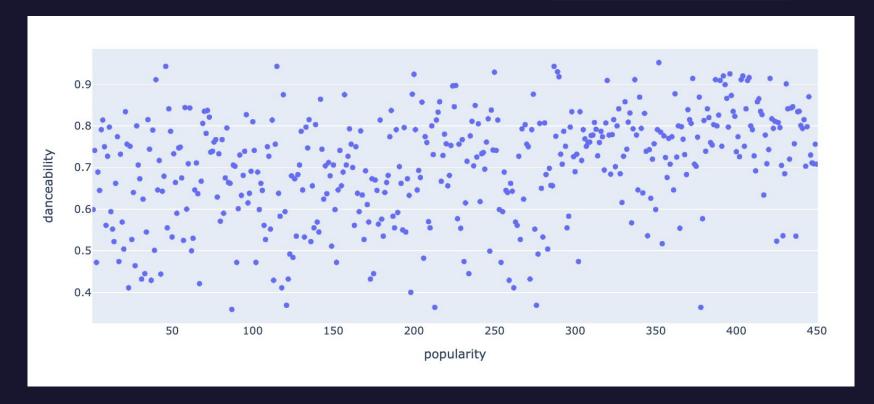
Time_signature - Fórmula de compasso estimada (3 - 7)



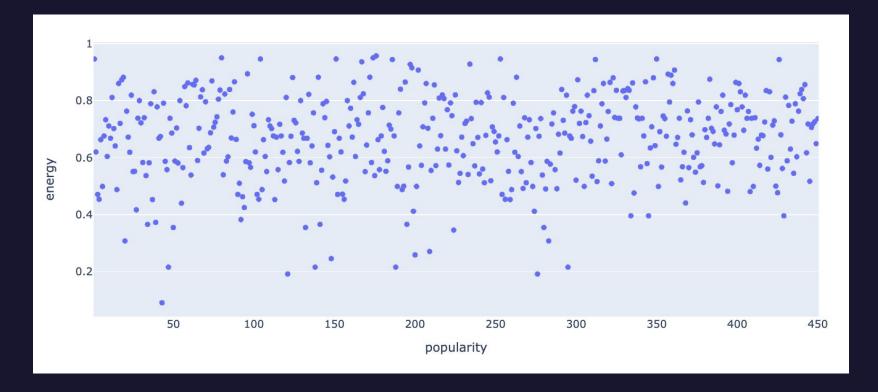


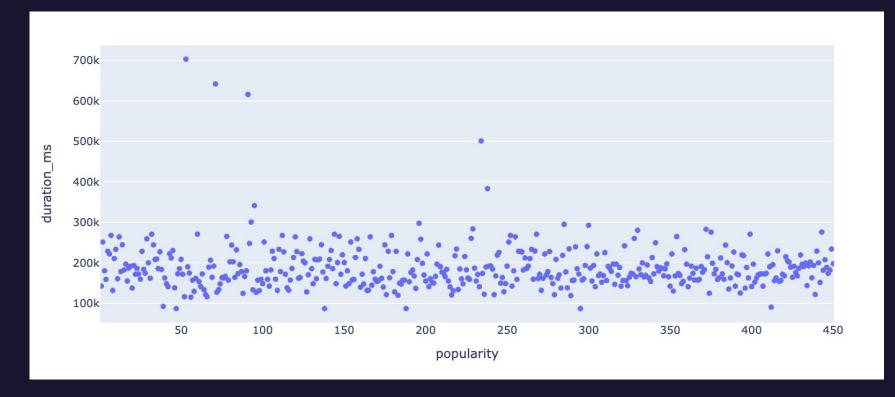


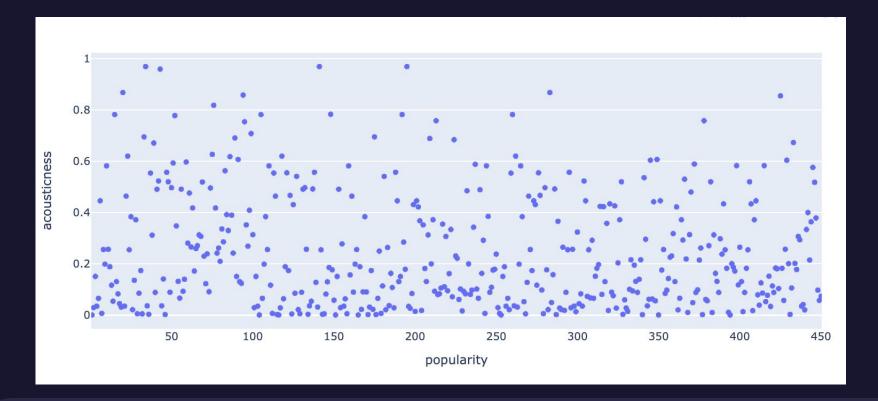




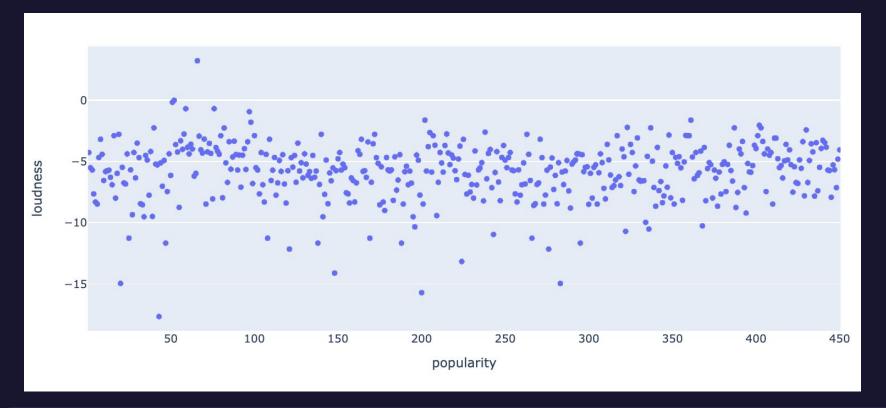


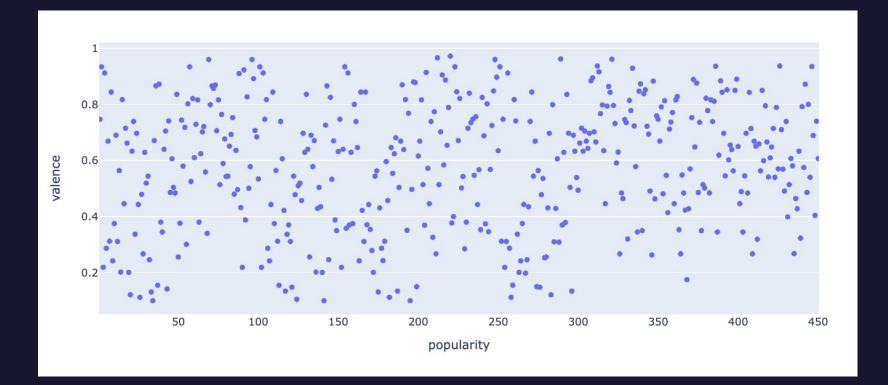


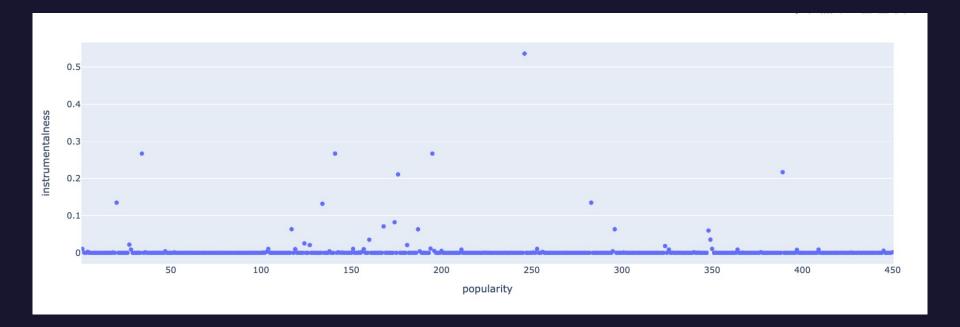












Instrumental X Popularidade

1,0 : valores próximos significa maior probabilidade da faixa não conter conteúdo vocal. 0,5 : valores acima representam faixas instrumentais.

Medidas ideais

- 1. Dançabilidade e Energia: em torno de 0.7
- 2. Duração: Em torno de 180k ms (3 minutos)
- 3. Pouca acusticidade, preferível instrumentos eletrônicos
- 4. Muito falada
- 5. Sem ser ao vivo
- 6. Intensidade: Em torno de -5 dB
- 7. Fórmula do compasso 4

















Criação da API

Com o Flask









```
app.route("/all_playlists", methods = ['GET'])
def all playlists():
    return isonify(execute query("SELECT DISTINCT playlist country FROM top songs"))
@app.route("/playlist", methods = ['GET'])
def country():
    country = request.args.get('country')
    return jsonify(execute_query(f"SELECT * FROM top_songs WHERE playlist_country='{country}'"))
@app.route("/popular", methods = ['GET'])
def popular():
    return jsonify(execute query(f"SELECT * FROM top songs ORDER BY popularity DESC"))
@app.route("/unpopular", methods = ['GET'])
def unpopular():
    return jsonify(execute_query(f"SELECT * FROM top_songs ORDER BY popularity ASC"))
@app.route("/old songs", methods = ['GET'])
def old songs():
    return jsonify(execute_query(f"SELECT * FROM top_songs ORDER BY release date ASC"))
```

return jsonify(execute_query(f"SELECT * FROM top_songs ORDER BY release_date DESC"))

2:54



Requisições que abrangem **todo o conjunto de músicas.** Ao contrário da API original, que é seccionada por playlists.

@app.route("/new songs", methods = ['GET'])

'ef new songs():













Modelos











01 Random Forest

Composto por um conjunto de árvores de decisão, onde cada árvore é construída de forma independente usando uma amostra aleatória do conjunto de dados de treinamento e um subconjunto aleatório das características. Isso introduz aleatoriedade e diversidade no processo de treinamento.

02 KNN

KNN é um algoritmo de aprendizado supervisionado que se baseia na proximidade dos exemplos de treinamento para tomada de decisões de classificação ou regressão

03 Naive Bayes (Gaussian)

Naive é uma técnica de classificação de classificação estatística baseada no teorema de Bayes. É um dos algoritmos de aprendizagem supervisionada.











Métricas

Q =

- Mean Squared Error (MSE):
 - Média dos quadrados das diferenças entre as previsões do modelo e os valores reais. Fornece uma medida da qualidade geral do modelo, onde valores menores indicam um melhor ajuste aos dados.
- Mean Absolute Error (MAE):

Média das diferenças absolutas entre as previsões do modelo e os valores reais. Ele mede a magnitude média dos erros do modelo, sem considerar sua direção.

- R² (R-squared):
 - O R² é uma medida da proporção da variância nos valores de resposta que é explicada pelo modelo. Ele varia de 0 a 1, onde valores mais próximos de 1 indicam um melhor ajuste do modelo aos dados.
- Root Mean Squared Error (RMSE):
 - Raiz quadrada do MSE e fornece uma interpretação na mesma unidade dos valores de destino. É uma medida comum de erro que penaliza mais fortemente grandes erros.











RF	Knn	Gaussian

MSE	22.1355	62.3538	116.9667
MAE	3.1534	6.3378	8.7000
R ²	0.6678	0.0643	-0.7551
RMSE	4.7048	7.8964	10.8151









Obrigado!





