

OAT 1

Análise Exploratória de Dados

Biblioteca Estatísticas em Python
Equipe - ITABUNA

Orientador: Lucas Almeida Silva

Autores: Andrey Mota de Oliveira

Claudio dos Santos Junior

Gabriel da Silva e Silva

Louise de Souza Santino

Feira de Santana, 2026

Agenda

O objetivo dessa apresentação é apresentar a implementação da classe Statistics e sua aplicação na análise exploratória do Dataset:
Spotify Songs for ML & Analysis.

1. Contextualização (3):

Importância da análise de dados no contexto do Dendê Eventos e sua relação com o desafio proposto para futuras aplicações.

2. Tipos de Dados (4):

Classificação dos dados em numéricos e categóricos, destacando suas características.

3. Operações Estatísticas Implementadas(5):

Apresentação das métricas desenvolvidas e suas respectivas classificações.

4. Implementação da Classe Statistics(6 - 16):

Validações do dataset e restrições do projeto utilizando apenas recursos nativos do Python.

5. Aplicação na Análise Exploratória (Spotify)(17 - 26):

Utilização das métricas no dataset para compreensão do comportamento dos dados.

6. Resultados e Conclusões(27 - 29):

Principais resultados obtidos e considerações sobre as limitações da implementação.

Contextualização

- Com o crescimento do aplicativo Dendê Eventos, tornou-se essencial analisar os dados gerados pelos usuários para apoiar decisões estratégicas.
- Nesse contexto, como parte do programa de formação na área de Dados, desenvolvemos uma biblioteca estatística em Python utilizando apenas recursos nativos da linguagem.
- Tendo como objetivo de compreender e aplicar, de forma prática, as principais métricas estatísticas na análise exploratória de dados reais.

Tipos de Dados

- Na análise estatística, os dados podem ser classificados em dois tipos principais:

Dados Numéricos

- Popularidade
- Energia
- Duração das músicas

Dados Categóricos

- Gênero musical
- Nome do Artista

Permitem operações como:

- Média
- Covariância
- Variância
- Quartis
- Desvio Padrão

Permitem operações como:

- Frequência absoluta
- Frequência relativa
- Moda

Operações Estatísticas Implementadas



Medidas de Tendência Central

- Média (mean)
- Mediana (median)
- Moda (mode)

Medidas de Dispersão

- Variância (Variance)
- Desvio Padrão (stdev)
- Quartis (quartiles)

Medidas de Associação

- Covariância (covariance)

Medidas de Distribuição / Contagem

- Frequência absoluta, relativa e acumulada (absolute, relative & cumulative frequencies)
- Histograma (histogram)

Medida Numérica - Média

Fórmula: $\mu = \frac{\sum x}{N}$

x Representa cada valor do conjunto

N Representa o número total de elementos

Aplicação:

Pode ser utilizada apenas em dados numéricos.

Exemplo no Projeto:

Cálculo da média da popularidade das músicas no dataset.

Limitações

Ela é sensível a valores extremos (outliers) e pode não representar bem conjuntos de dados assimétricos.

```
def mean(self, column):  
    """Média - só para colunas numéricas"""  
  
    # validação 1. verificar se a coluna existe no dataset  
  
    if column not in self.dataset:  
        raise KeyError(f"Coluna '{column}' não existe no dataset")  
  
    dados = self.dataset[column]  
  
    # validação 2. verifica se a lista está vazia  
  
    if len(dados) == 0:  
        raise KeyError(f"Não é possível calcular média de uma coluna vazia")  
  
    # validação 3. verifica se todos são números, se não for mostra detalhes  
  
    for i, valor in enumerate(dados):  
        if not isinstance(valor, (int, float)):  
            raise TypeError(  
                f" Média só pode ser calculada em colunas numéricas. "  
                f"Coluna '{column}' na posição {i}: {repr(valor)} é {type(valor).__name__}"  
            )  
  
    #calculo da média é realizada aqui, após as validações  
    # sum: soma todos os dados da coluna  
    # len: soma a quantidade a quantidade que aparece  
  
    return sum(dados) / len(dados)
```

Medida Numérica - Variância

Fórmula: $\sigma^2 = \frac{\sum(x - \mu)^2}{N}$

x Representa cada valor

μ Representa a média

N Representa o número total de elementos

Aplicação:

Pode ser utilizada para medir o nível de dispersão dos dados em relação à média.

Exemplo no Projeto:

No dataset, a variância foi aplicada para analisar o espalhamento de variáveis como: Energia das músicas, popularidade, danceability

```
def variance(self, column):
    # validação 1. verificar se a coluna existe no dataset:
    if column not in self.dataset:
        raise KeyError(f"Coluna '{column}' não existe no dataset")

    dados = self.dataset[column]

    # validação 2. verifica se a lista está vazia

    if len(dados) == 0:
        raise KeyError(f"Não é possível calcular a variância de uma coluna vazia")

    # validação 3. verifica se todos os dados são números

    for i, valor in enumerate(dados):
        if not isinstance(valor, (int, float)):
            raise TypeError(
                f"Variância só pode ser calculada em colunas numéricas. "
                f"Coluna '{column}' na posição {i}: {repr(valor)} é {type(valor).__name__}"
            )

    # reutilização da média já calculada + cálculo de variância
    # houve necessidade de ajuste do valor indicado no teste em tests.py, pois o resultado obtido foi 525.25 e não 507.25.

    media = self.mean(column)
    soma_quadrados = sum((x - media) ** 2 for x in dados)
    return soma_quadrados / len(dados)
```

Medida Numérica - Variância

Fórmula: $\sigma^2 = \frac{\sum(x - \mu)^2}{N}$

x Representa cada valor

μ Representa a média

N Representa o número total de elementos

Limitações:

Só pode ser aplicada a dados numéricos.

Também é sensível a valores numéricos.

O resultado é apresentado em unidade ao quadrado, o que pode dificultar a interpretação direta.

```
def variance(self, column):

    # validação 1. verificar se a coluna existe no dataset:

    if column not in self.dataset:
        raise KeyError(f"Coluna '{column}' não existe no dataset")

    dados = self.dataset[column]

    # validação 2. verifica se a lista está vazia

    if len(dados) == 0:
        raise KeyError(f"Não é possível calcular a variância de uma coluna vazia")

    # validação 3. verifica se todos os dados são números

    for i, valor in enumerate(dados):
        if not isinstance(valor, (int, float)):
            raise TypeError(
                f"Variância só pode ser calculada em colunas numéricas. "
                f"Coluna '{column}' na posição {i}: {repr(valor)} é {type(valor).__name__}"
            )

    # reutilização da média já calculada + cálculo de variância
    # houve necessidade de ajuste do valor indicado no teste em tests.py, pois o resultado obtido foi 525.25 e não 507.25.

    media = self.mean(column)
    soma_quadrados = sum((x - media) ** 2 for x in dados)
    return soma_quadrados / len(dados)
```

Medida Numérica - Covariância

Fórmula: $Cov(X, Y) = \frac{\sum(x - \mu_x)(y - \mu_y)}{N}$

x e y São variáveis numéricas

μ_x e μ_y São suas médias

N Representa o número total de elementos

Aplicação:

Permite analisar se duas variáveis crescem ou diminuem juntas dando um valor positivo se crescerem juntas, negativo se for o oposto e dando um valor próximo do zero se tiverem pouca relação.

Exemplo no Projeto:

Foi utilizada para analisar a relação entre:

Energia e Popularidade

Danceability e Popularidade

```
def covariance(self, column_a, column_b):
    # validação 1. verifica se as colunas existem.
    if column_a not in self.dataset:
        raise KeyError(f"Coluna '{column_a}' não existe no dataset")
    if column_b not in self.dataset:
        raise KeyError(f"Coluna '{column_b}' não existe no dataset")

    dados_a = self.dataset[column_a]
    dados_b = self.dataset[column_b]

    # validação 2. verifica se as colunas tem o mesmo tamanho
    if len(dados_a) != len(dados_b):
        raise ValueError("Colunas devem ter o mesmo número de elementos para covariância")

    # validação 3. verifica se a lista está vazia
    if len(dados_a) == 0:
        raise KeyError("Não é possível verificar a covariância de uma coluna vazia")

    # validação 4. verifica se todos são números, se não retorna o erro detalhado
    for i in range(len(dados_a)):
        if not isinstance(dados_a[i], (int, float)):
            raise TypeError(
                f"Covariância requer colunas numéricas. "
                f"Coluna '{column_a}' na posição {i}: ({repr(dados_a[i])}) é {type(dados_a[i]).__name__}"
            )
        if not isinstance(dados_b[i], (int, float)):
            raise TypeError(
                f"Covariância requer colunas numéricas. "
                f"Coluna '{column_b}' na posição {i}: ({repr(dados_b[i])}) é {type(dados_b[i]).__name__}"
            )

    # reutilização da média já implementada e validada em mean
    media_a = self.mean(column_a)
    media_b = self.mean(column_b)

    # cálculo de covariância
    # houve necessidade de ajuste do valor indicado no teste em tests.py, pois o resultado obtido foi 1212.25 e não 2103.25 (TESTE MANUAL REALIZADO)
    soma_produtos = sum((a - media_a) * (b - media_b) for a, b in zip(dados_a, dados_b))
    return soma_produtos / len(dados_a)
```

Medida Numérica - Covariância

Fórmula: $Cov(X, Y) = \frac{\sum(x - \mu_x)(y - \mu_y)}{N}$

x e y São variáveis numéricas

μ_x e μ_y São suas médias

N Representa o número total de elementos

Limitações:

Não indica intensidade padronizada da relação.
É sensível à escala das variáveis.
Só pode ser aplicada a dados numéricos.

```
def covariance(self, column_a, column_b):
    # validação 1. verifica se as colunas existem.
    if column_a not in self.dataset:
        raise KeyError(f"Coluna '{column_a}' não existe no dataset")
    if column_b not in self.dataset:
        raise KeyError(f"Coluna '{column_b}' não existe no dataset")

    dados_a = self.dataset[column_a]
    dados_b = self.dataset[column_b]

    # validação 2. verifica se as colunas tem o mesmo tamanho
    if len(dados_a) != len(dados_b):
        raise ValueError("Colunas devem ter o mesmo número de elementos para covariância")

    # validação 3. verifica se a lista está vazia
    if len(dados_a) == 0:
        raise KeyError("Não é possível verificar a covariância de uma coluna vazia")

    # validação 4. verifica se todos são números, se não retorna o erro detalhado
    for i in range(len(dados_a)):
        if not isinstance(dados_a[i], (int, float)):
            raise TypeError(
                f"Covariância requer colunas numéricas. "
                f"Coluna '{column_a}' na posição {i}: ({repr(dados_a[i])}) é {type(dados_a[i]).__name__}"
            )
        if not isinstance(dados_b[i], (int, float)):
            raise TypeError(
                f"Covariância requer colunas numéricas. "
                f"Coluna '{column_b}' na posição {i}: ({repr(dados_b[i])}) é {type(dados_b[i]).__name__}"
            )

    # reutilização da média já implementada e validada em mean
    media_a = self.mean(column_a)
    media_b = self.mean(column_b)

    # cálculo de covariância
    # houve necessidade de ajuste do valor indicado no teste em tests.py, pois o resultado obtido foi 1212.25 e não 2103.25 (TESTE MANUAL REALIZADO)
    soma_produtos = sum((a - media_a) * (b - media_b) for a, b in zip(dados_a, dados_b))
    return soma_produtos / len(dados_a)
```

Medida Numérica - Frequência

Fórmulas:

Frequência Absoluta:

$$FA(x) = \text{contagem de ocorrências}$$

Frequência Relativa:

$$FR(x) = \frac{FA(x)}{N}$$

Frequência Acumulada:

$$FAC(x_i) = \sum_{j=1}^i FA(x_j)$$

Frequência Absoluta

```
def absolute_frequency(self, column):
    # validação 1. verifica se a coluna existe
    if column not in self.dataset:
        raise KeyError(f"Coluna '{column}' não existe no dataset")
    dados = self.dataset[column]
    # validação 2. verifica se a lista está vazia
    if len(dados) == 0:
        raise KeyError(f"Não é possível verificar a frequencia absoluta de uma coluna vazia")
    # armazena contagem das frequências
    frequencias = {}
    # loop para contar as frequências
    for item in dados:
        if item in frequencias:
            frequencias[item] += 1
        else:
            frequencias[item] = 1
    return frequencias
```

Medida Numérica - Frequência

Fórmulas:

Frequência Absoluta:

$$FA(x) = \text{contagem de ocorrências}$$

Frequência Relativa:

$$FR(x) = \frac{FA(x)}{N}$$

Frequência Acumulada:

$$FAC(x_i) = \sum_{j=1}^i FA(x_j)$$

Frequência Relativa

```
def relative_frequency(self, column):  
  
    # obtém as contagens absolutas usando o método que já criamos  
  
    frequencia_absoluta = self.absolute_frequency(column)  
  
    # total de elementos na coluna para o cálculo da proporção  
  
    total_elementos = len(self.dataset[column])  
  
    # Calcular proporções  
  
    frequencias_relativas = {}  
    for item, contagem in frequencia_absoluta.items():  
        frequencias_relativas[item] = contagem / total_elementos  
  
    return frequencias_relativas
```

Medida Numérica - Frequência

Fórmulas:

Frequência Absoluta:

$$FA(x) = \text{contagem de ocorrências}$$

Frequência Relativa:

$$FR(x) = \frac{FA(x)}{N}$$

Frequência Acumulada:

$$FAC(x_i) = \sum_{j=1}^i FA(x_j)$$

Frequência Acumulada

```
def cumulative_frequency(self, column, frequency_method='absolute'):

    # Determina qual base de dados usar (Absoluta ou Relativa)

    if frequency_method == 'relative':
        frequencias_base = self.relative_frequency(column)
    else:
        frequencias_base = self.absolute_frequency(column)

    # Ordenação das chaves

    if column == "priority":
        ordem_manual = {"baixa": 1, "media": 2, "alta": 3}
        itens_ordenados = sorted(frequencias_base.keys(), key=lambda x: ordem_manual.get(x, 0))
    else:
        # Para outras colunas, usa ordem alfabética ou numérica padrão
        itens_ordenados = sorted(frequencias_base.keys())

    # Cálculo do acúmulo

    frequencias_acumuladas = {}
    soma_atual = 0

    for item in itens_ordenados:
        soma_atual += frequencias_base[item]

        # Arredondamos para evitar erros de precisão decimal em frequências relativas
        frequencias_acumuladas[item] = round(soma_atual, 4) if frequency_method == 'relative' else soma_atual

    return frequencias_acumuladas
```

Medida Numérica - Frequência

Tipos Implementados:

- **Frequência Absoluta** – número de vezes que um valor aparece
- **Frequência Relativa** – proporção do valor em relação ao total
- **Frequência Acumulada** – soma progressiva das frequências

Aplicação:

Permite identificar quais categorias aparecem com maior ou menor ocorrência.

Exemplo no Projeto:

Aplicada para analisar:

- Frequência de gêneros musicais
- Frequência de artistas no dataset Spotify

Limitações:

Não mede dispersão ou relação entre variáveis.
Aplicável apenas em dados categóricos.
Não fornece informações sobre intensidade numérica.
Não considera a ordem ou distribuição interna dos dados

Implementação da Classe - Statistics

- A classe Statistics foi desenvolvida utilizando exclusivamente recursos nativos da linguagem Python, conforme as restrições do projeto.

Validações Implementadas:

Verificação se o dataset é um dicionário.

Garantia de que todas as colunas possuem o mesmo tamanho.

Verificação de que cada coluna contém dados do mesmo tipo.

Validação se a operação é compatível com o tipo de dado.

```
class Statistics:  
  
    def __init__(self, dataset):  
        """VALIDAÇÃO INICIAL DO DATASET(CONJUNTO DE DADOS)"""  
  
        # 1. verificar se é um dicionário  
        if not isinstance(dataset, dict):  
            raise TypeError("O dataset deve ser um dicionário")  
  
        # 2. verificar se todas as chaves tem listas  
        for coluna, valores in dataset.items():  
            if not isinstance(valores, list):  
                raise TypeError(f"Valores da coluna '{coluna}' devem ser uma lista")  
  
        # 3. Todas as listas tem o mesmo tamanho?  
        if dataset:  
            tamanhos = [len(v) for v in dataset.values()]  
            if len(set(tamanhos)) > 1:  
                raise ValueError("Todas as colunas devem ter o mesmo número de elementos")  
  
        # 4. cada coluna tem dados do mesmo tipo?  
        for coluna, valores in dataset.items(): # esse loop aninhado vai percorrer colunas distintas do dataset.items e validar o tipo igual  
            if valores:  
                primeiro_tipo = type(valores[0])  
                for valor in valores:  
                    if type(valor) != primeiro_tipo:  
                        raise TypeError(f"coluna '{coluna}' tem tipos misturados")  
  
        # caso ele passe por todas as validações, vai ficar armazenado aqui para utilizações futuras.  
  
        self.dataset = dataset
```

Implementação da Classe - Statistics

- A classe Statistics foi desenvolvida utilizando exclusivamente recursos nativos da linguagem Python, conforme as restrições do projeto.

Estrutura da Implementação:

Métodos organizados por tipo de operação.
Cálculos realizados manualmente (sem uso de numpy ou pandas).
Controle de erros para evitar operações inválidas.

```
class Statistics:  
  
    def __init__(self, dataset):  
        """VALIDAÇÃO INICIAL DO DATASET(CONJUNTO DE DADOS)"""  
  
        # 1. verificar se é um dicionário  
        if not isinstance(dataset, dict):  
            raise TypeError("O dataset deve ser um dicionário")  
  
        # 2. verificar se todas as chaves tem listas  
        for coluna, valores in dataset.items():  
            if not isinstance(valores, list):  
                raise TypeError(f"Valores da coluna '{coluna}' devem ser uma lista")  
  
        # 3. Todas as listas tem o mesmo tamanho?  
        if dataset:  
            tamanhos = [len(v) for v in dataset.values()]  
            if len(set(tamanhos)) > 1:  
                raise ValueError("Todos as colunas devem ter o mesmo número de elementos")  
  
        # 4. cada coluna tem dados do mesmo tipo?  
        for coluna, valores in dataset.items(): # esse loop aninhado vai percorrer colunas distintas do dataset.items e validar o tipo igual  
            if valores:  
                primeiro_tipo = type(valores[0])  
                for valor in valores:  
                    if type(valor) != primeiro_tipo:  
                        raise TypeError(f"coluna '{coluna}' tem tipos misturados")  
  
        # caso ele passe por todas as validações, vai ficar armazenado aqui para utilizações futuras.  
  
        self.dataset = dataset
```

Aplicação na Análise Exploratória Spotify

O que é Análise Exploratória de Dados (EDA)?

A Análise Exploratória de Dados (EDA) é uma abordagem inicial para investigar, resumir e visualizar as principais características de um conjunto de dados, antes da aplicação de modelos mais complexos.

Principais objetivos:

- Verificar quantidade de registros e colunas
- Detectar dados ausentes ou inconsistentes
- Calcular medidas de tendência central
- Analisar dispersão
- Examinar distribuições

Aplicação neste projeto:

Utilizamos a EDA para analisar o dataset do Spotify, respondendo perguntas como:

- Qual a duração típica das músicas?
- Como a popularidade se distribui?
- Quais artistas dominam o dataset?
- Há diferença entre músicas explícitas e não explícitas?

Aplicação na Análise Exploratória Spotify



- **carregar_dados.py**

O que faz:

- 1 - Lê o arquivo CSV do Spotify.
- 2 - Converte os valores para os tipos corretos (números viram números, texto vira texto).
- 3 - Valida se o dataset está no formato correto para a classe Statistics.

Utilidade:

- 1 - É o ponto de partida de toda a análise.
- 2 - Garante que os dados estejam consistentes antes de qualquer cálculo.
- 3 - Evita erros de tipos misturados.

```
carregar_dados.py X
dende-softhouse-ITABUNA > analise_exploratoria > carregar_dados.py > carregar_dados
13 def carregar_dados():
25
26     # colunas numéricas pré definidas para conversão
27
28     colunas_numericas = [
29         'track_popularity',
30         'artist_popularity',
31         'artist_followers',
32         'album_total_tracks',
33         'track_duration_min'
34     ]
35
36     trv:
PROBLEMAS SAÍDA CONSOLE DE DEPURAÇÃO TERMINAL PORTAS
PS D:\estudos_unex\OAT1_MINERAÇÃO_DE_DADOS\dende-softhouse-ITABUNA\analise_exploratoria> python carregar_dados.py
Arquivo carregado: 8582 músicas
Dataset validado com sucesso!
Informações básicas:
Músicas: 8582
Colunas: 15
Artistas únicos: 2548
```

Aplicação na Análise Exploratória Spotify



- **anáise_popularidade.py**

O que faz:

- Calcula estatísticas da coluna track_duration_min (duração em minutos).
- Gera média, mediana, moda, variância, desvio padrão.
- Cria histograma com distribuição das durações.
- Lista as músicas mais curtas e mais longas.
- Classifica músicas em categorias (curtas, médias, longas).

Utilidade:

- Entender o padrão de duração das músicas no dataset.
- Identificar se a maioria segue o formato comercial (3-5 minutos)
- Detectar outliers (músicas extremamente curtas ou longas)
- Útil para players de música, playlists, rádios

Aplicação na Análise Exploratória Spotify

- Resultados obtidos em analise_popularidade.py :

```
=====
ANALISE DE POPULARIDADE - SPOTIFY DATASET
=====
Arquivo carregado: 8582 músicas
Dataset validado com sucesso!
=====

ANALISE DE POPULARIDADE DAS MÚSICAS
=====

ESTATÍSTICAS BÁSICAS:
-----
Média: 52.4
Mediana: 58.0
Moda: [0,0]
Variância: 567.14
Desvio padrão: 23.8

EXTREMOS:
-----
Menor popularidade: 0
Maior popularidade: 99
Amplitude: 99

QUARTIS:
-----
Q1 (25%): 39.0
Q2 (50%): 58.0
Q3 (75%): 71.0
AIQ (Q3-Q1): 32.0

DISTRIBUIÇÃO POR POPULARIDADE:
-----
0-20 : 1001 músicas ( 11.7%)
20-40 : 1203 músicas ( 14.6%)
40-60 : 2326 músicas ( 27.1%)
60-80 : 3338 músicas ( 38.9%)
80-100 : 714 músicas ( 8.3%)

=====
```

TOP 10 MÚSICAS MAIS POPULARES:			
#	Música	Artista	Pop
1	Golden	HUNTR/X	99
2	Opalite	Taylor Swift	97
3	Elizabeth Taylor	Taylor Swift	95
4	Man I Need	Olivia Dean	95
5	Father Figure	Taylor Swift	94
6	Soda Pop	Soda Boys	94
7	BIRDS OF A FEATHER	Billie Eilish	94
8	The Life of a Showgirl (feat. Sabrina Carpenter)	Taylor Swift	93
9	Actually Romantic	Taylor Swift	93
10	CANCELLED!	Taylor Swift	93

TOP 10 MÚSICAS MENOS POPULARES:			
#	Música	Artista	Pop
1	Trippy Mane (ft. Project Pat)	Diplo	0
2	OMG!	YellowWolf	0
3	ride me like a harley	Ruelis	0
4	Let's Go!!	Ova Jozí	0
5	Lollapalooza	Daya Blaze	0
6	Paraty Mirim	DJ Khamel	0
7	Demure Waves	DJ Khamel	0
8	tweaker - Acoustic	raysoo	0
9	Overdrive (Alive)	HITS	0
10	Gothic Castle Gates	Andrei Krylov	0

TOP 10 ARTISTAS POR POPULARIDADE MÉDIA:				
#	Artista	Músicas	Pop	Média
1	Alex Warren	5	83.4	91
2	Red Hot Chili Peppers	9	88.9	85
3	Mac DeMarco	5	88.2	82
4	Arctic Monkeys	10	79.8	91
5	solo	15	79.7	92
6	Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7	Benson Boone	7	79.0	88
8	XXXTENTACION	8	77.8	82
9	Gracie Abrams	8	76.4	89
10	Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
4 Arctic Monkeys	10	79.8	91
5 sombr	15	79.7	92
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			
6 Sabrina Carpenter	34	79.5	92
7 Benson Boone	7	79.0	88
8 XXXTENTACION	8	77.8	82
9 Gracie Abrams	8	76.4	89
10 Tame Impala	13	75.0	87

INSIGHTS SOBRE POPULARIDADE:			

<tbl_r cells="4" ix="5" maxcspan="1" maxrspan="

Aplicação na Análise Exploratória Spotify



- **analise_explicit.py**

O que faz:

- Compara músicas explícitas (TRUE) vs não explícitas (FALSE).
- Calcula proporção de cada categoria.
- Compara popularidade entre os dois grupos.
- Lista top músicas explícitas e não explícitas.
- Identifica artistas com mais músicas explícitas.

Utilidade:

- Entender a presença de conteúdo explícito no dataset
- Avaliar se músicas explícitas tendem a ser mais ou menos populares
- Útil para filtros de conteúdo, classificação etária, playlists familiares

Aplicação na Análise Exploratória Spotify

- Resultados obtidos em analise_explicit.py:

ANÁLISE DE CONTEÚDO EXPLÍCITO			
DISTRIBUIÇÃO GERAL:			
Músicas explícitas (TRUE): 2148 (25.0%)			
Músicas não explícitas (FALSE): 6434 (75.0%)			
Explícitas: [REDACTED] (25.0%)			
Não explícitas: [REDACTED] (75.0%)			
PROPORÇÃO:			
Proporção de músicas explícitas: 25.0%			
Proporção de músicas não explícitas: 75.0%			
COMPARAÇÃO DE POPULARIDADE:			
Média:	57.8	50.5	+7.3
Mediana:	64.8	55.0	+9.0
Máxima:	94	99	-5
Mínima:	0	0	+0
DISTRIBUIÇÃO DE POPULARIDADE:			
Faixa	Explícitas	Não explícitas	
0-20	266 (9.6%)	795 (12.4%)	
20-40	144 (6.7%)	1859 (16.5%)	
40-60	501 (23.3%)	1825 (28.4%)	
60-80	1089 (58.7%)	2249 (35.0%)	
80-100	288 (9.7%)	586 (7.9%)	

TOP 10 MÚSICAS EXPLÍCITAS MAIS POPULARES:			
#	Música	Artista	Pop
1	Father Figure	Taylor Swift	94
2	The Life of a Showgirl (feat. Sabrina Carpenter)	Taylor Swift	93
3	Actually Romantic	Taylor Swift	93
4	CANCELLED!	Taylor Swift	93
5	Wish List	Taylor Swift	93
6	Wood	Taylor Swift	93
7	Eldest Daughter	Taylor Swift	92
8	No Broke Boys	Disco Lines	92
9	Honey	Taylor Swift	91
10	TIT FOR TAT	Tate McRae	91

TOP 10 MÚSICAS NÃO EXPLÍCITAS MAIS POPULARES:			
#	Música	Artista	Pop
1	Golden	HUNTR/X	99
2	Opalite	Taylor Swift	97
3	Elizabeth Taylor	Taylor Swift	95
4	Man I Need	Olivia Dean	95
5	Soda Pop	Saja Boys	94
6	BIRDS OF A FEATHER	Billie Eilish	94
7	How It's Done	HUNTR/X	93
8	Your Idol	Saja Boys	93
9	Ruin The Friendship	Taylor Swift	92
10	WHERE IS MY HUSBAND!	RAVE	92

ARTISTAS COM MAIS MÚSICAS EXPLÍCITAS:			
#	Artista	Músicas Exp	% do total
1	Drake	73	3.4%
2	The Weeknd	70	3.3%
3	Eminem	66	3.1%
4	Lil Peep	59	2.7%
5	Post Malone	59	2.7%
6	Taylor Swift	46	2.1%
7	Playboi Carti	45	2.1%
8	Bad Bunny	45	2.1%
9	Ariana Grande	39	1.8%
10	mgk	35	1.6%

ARTISTAS SEM MÚSICAS EXPLÍCITAS (TOP 10 POR MÚSICAS):			
1	Hans Zimmer	: 50 músicas (nenhuma explícita)	
2	Shakira	: 43 músicas (nenhuma explícita)	
3	Adele	: 41 músicas (nenhuma explícita)	
4	Coldplay	: 39 músicas (nenhuma explícita)	
5	Sam Smith	: 39 músicas (nenhuma explícita)	
6	Sherine	: 33 músicas (nenhuma explícita)	
7	Harry Styles	: 31 músicas (nenhuma explícita)	
8	BTS	: 30 músicas (nenhuma explícita)	
9	One Direction	: 27 músicas (nenhuma explícita)	
10	Christina Perri	: 26 músicas (nenhuma explícita)	

ANÁLISE DE CONTEÚDO EXPLÍCITO CONCLUÍDA!			
=====			

Aplicação na Análise Exploratória Spotify



- **analisе_duracao.py**

O que faz:

- Calcula estatísticas da coluna track_duration_min (duração em minutos).
- Gera média, mediana, moda, variância, desvio padrão.
- Cria histograma com distribuição das durações.
- Lista as músicas mais curtas e mais longas.
- Classifica músicas em categorias (curtas, médias, longas).

Utilidade:

- Entender o padrão de duração das músicas no dataset
- Identificar se a maioria segue o formato comercial (3-5 minutos)
- Detectar outliers (músicas extremamente curtas ou longas)
- Útil para players de música, playlists, rádios

Aplicação na Análise Exploratória Spotify

- Resultados obtidos em `analise_duracao.py`:



TOP 5 MÚSICAS MAIS CURTAS:

1. Up next: A few songs - Spotify (0.07 min)
2. Dorothy's Interlude - Sam Smith (0.14 min)
3. EUROPA :) - Bad Bunny (0.19 min)
4. I Can't Fucking Sing - The Weeknd (0.28 min)
5. 'Let's Just Sit' - Marion McPherson (0.21 min)

TOP 5 MÚSICAS MAIS LONGAS:

1. Shine On You Crazy Diamond (Pts. 1-5) - Pink Floyd (13.51 min)
2. Misery Machine - Marilyn Manson (13.15 min)
3. Shine On You Crazy Diamond (Pts. 6-9) - Pink Floyd (12.45 min)
4. Starless - King Crimson (12.40 min)
5. The Fighting Uruk-hai - Howard Shore (11.53 min)

CATEGORIZAÇÃO POR DURAÇÃO:

Músicas curtas (< 2 min): 438 (5.1%)
Músicas médias (2-3 min): 2899 (24.5%)
Músicas longas (3-5 min): 5513 (64.2%)
Músicas muito longas (> 5 min): 532 (6.2%)

INSIGHTS SOBRE DURAÇÃO:

- A maioria das músicas tem entre 2.9 e 4.0 minutos
- A duração típica (mediana) é de 3.45 minutos
- A variação média (desvio padrão) é de 1.06 minutos
- Distribuição assimétrica à direita (algumas músicas muito longas puxam a média para cima)

=====

ANÁLISE DE DURAÇÃO CONCLUÍDA!

=====

Aplicação na Análise Exploratória Spotify



- análise_artistas.py

O que faz:

- Conta artistas únicos no dataset
- Calcula frequência absoluta (quantas músicas por artista)
- Gera ranking dos artistas com mais músicas
- Analisa distribuição de produtividade (artistas com 1, 2-5, 6-10 músicas...)
- Calcula concentração (top 10, top 20 artistas)

Utilidade:

- Entender a diversidade de artistas no dataset
- Identificar artistas dominantes
- Útil para catálogos, análise de concorrência, curadoria

Aplicação na Análise Exploratória Spotify

- Resultados obtidos em `analise_duracao.py`:

ANÁLISE DE ARTISTAS			
ESTATÍSTICAS GERAIS:			
Total de artistas diferentes: 2548			Média de músicas por artista: 3.4
TOP 30 ARTISTAS COM MAIS MÚSICAS:			
#	Artista	Músicas	%
1	Taylor Swift	324	3.8%
2	The Weeknd	141	1.6%
3	Lana Del Rey	99	1.2%
4	Ariana Grande	94	1.1%
5	Nirvana	91	1.1%
6	Drake	84	1.0%
7	Post Malone	83	1.0%
8	The Neighbourhood	77	0.9%
9	Lady Gaga	78	0.9%
10	Olivia Rodrigo	68	0.8%
11	Eminem	67	0.8%
12	Miley Cyrus	62	0.7%
13	Billie Eilish	61	0.7%
14	Lil Peep	60	0.7%
15	Bad Bunny	56	0.7%
16	Katy Perry	56	0.7%
17	Justin Bieber	55	0.6%
18	Ed Sheeran	53	0.6%
19	Rihanna	52	0.6%
20	Hans Zimmer	50	0.6%
21	Beyoncé	49	0.6%
22	Tate McRae	48	0.6%
23	Marilyn Manson	48	0.6%
24	Playboi Carti	45	0.5%
25	Shakira	43	0.5%

FREQUÊNCIA RELATIVA (TOP 10):			
1	Taylor Swift	: 3.78%	do dataset
2	The Weeknd	: 1.64%	do dataset
3	Lana Del Rey	: 1.15%	do dataset
4	Ariana Grande	: 1.16%	do dataset
5	Nirvana	: 1.06%	do dataset
6	Drake	: 0.98%	do dataset
7	Post Malone	: 0.97%	do dataset
8	The Neighbourhood	: 0.96%	do dataset
9	Lady Gaga	: 0.82%	do dataset
10	Olivia Rodrigo	: 0.75%	do dataset
FREQUÊNCIA ACUMULADA (TOP 10):			
1	Taylor Swift	: 7377	músicas (86.0%)
2	The Weeknd	: 7821	músicas (91.1%)
3	Lana Del Rey	: 4201	músicas (49.0%)
4	Ariana Grande	: 497	músicas (5.8%)
5	Nirvana	: 5417	músicas (63.1%)
6	Drake	: 2063	músicas (24.0%)
7	Post Malone	: 5981	músicas (69.7%)
8	The Neighbourhood	: 7602	músicas (88.6%)
9	Lady Gaga	: 4897	músicas (47.7%)
10	Olivia Rodrigo	: 5552	músicas (64.7%)

DISTRIBUIÇÃO DE PRODUTIVIDADE DOS ARTISTAS:	
1 música apenas	: 1581 artistas (62.0%)
2-5 músicas	: 694 artistas (27.2%)
6-10 músicas	: 139 artistas (5.5%)
11-20 músicas	: 72 artistas (2.8%)
21+ músicas	: 62 artistas (2.4%)
DISTRIBUIÇÃO POR PRIMEIRA LETRA:	
Letra 'S':	232 artistas (9.1%)
Letra 'T':	208 artistas (8.2%)
Letra 'M':	198 artistas (7.8%)
Letra 'J':	171 artistas (6.7%)
Letra 'A':	163 artistas (6.4%)
Letra 'B':	163 artistas (6.4%)
Letra 'C':	152 artistas (6.0%)
Letra 'D':	140 artistas (5.5%)
Letra 'L':	140 artistas (5.5%)
Letra 'R':	117 artistas (4.6%)
ARTISTA MAIS PRODUTIVO:	
Taylor Swift - 324 músicas	
Segundo lugar: The Weeknd - 141 músicas	
Terceiro lugar: Lana Del Rey - 99 músicas	
MÉTRICAS DE CONCENTRAÇÃO:	
Top 10 artistas respondem por: 1131 músicas (13.2% do total)	
Top 20 artistas respondem por: 1703 músicas (19.8% do total)	
Artistas com apenas 1 música: 1581 (62.0% dos artistas)	
Estes representam: 18.4% do total de músicas	
ANÁLISE DE ARTISTAS CONCLUÍDA!	

Considerações finais

A implementação da classe `Statistics` foi concluída com êxito, contemplando treze métodos estatísticos fundamentais, conforme as restrições estabelecidas no projeto. Durante o desenvolvimento, foram implementadas validações robustas que garantem a consistência dos dados de entrada, verificando se o dataset é um dicionário, se todas as colunas possuem o mesmo tamanho e se cada coluna contém dados de um único tipo, assegurando assim a integridade das operações estatísticas realizadas posteriormente.

Ao longo do processo, identificamos divergências entre os valores calculados pela nossa implementação e os valores esperados nos testes fornecidos pelo professor para os métodos de variância, desvio padrão, covariância e quartis. Após análise detalhada dos dados e das fórmulas estatísticas, constatamos que os valores obtidos estavam matematicamente corretos. Conforme orientação do Barema que permite correções nos cenários de teste, optamos por ajustar os valores esperados para refletir os resultados matematicamente consistentes da nossa implementação, documentando estas correções nos comentários do código e justificando tecnicamente no relatório.

Considerações finais



O projeto atingiu seus objetivos principais de compreender e aplicar conceitos estatísticos fundamentais através da implementação prática de uma biblioteca em Python, bem como utilizá-la para extrair insights relevantes de um dataset real do Spotify. A experiência proporcionou não apenas o aprofundamento técnico em programação e estatística, mas também o desenvolvimento de habilidades essenciais como trabalho em equipe, versionamento de código com Git, documentação técnica, competências fundamentais para a formação profissional na área de tecnologia e ciência de dados.

Referências

BARBETTA, Pedro Alberto; REIS, Marcelo Menezes; BORNIA, Antonio Cezar.
Estatística para Cursos de Engenharia e Informática. 4. ed. São Paulo: Atlas, 2014.

BUSSAB, Wilton de O.; MORETTIN, Pedro A.
Estatística Básica. 9. ed. São Paulo: Saraiva, 2017.

HYNDMAN, R. J.; FAN, Y.
Sample quantiles in statistical packages. The American Statistician, v. 50, n. 4, p. 361–365, 1996.

LARSON, Ron; FARBER, Betsy.
Estatística Aplicada. 6. ed. São Paulo: Pearson, 2015.

MAGALHÃES, Marcos N.; LIMA, Antonio C. P.
Noções de Probabilidade e Estatística. 7. ed. São Paulo: EdUSP, 2015.

MORETTIN, Pedro A.; BUSSAB, Wilton O.
Estatística Básica. 9. ed. São Paulo: Saraiva, 2017.

TRIOLA, Mario F.
Introdução à Estatística. 12. ed. Rio de Janeiro: LTC, 2017.