

FACULDADE DONADUZZI

2º PERÍODO IA E CD

Disciplina de Pipeline

E-COMMERCE ANALYTICS

Discente: Anthony Guilherme Mucelini, Gabrieli Cavalcante Boeira, Jhonatan da Silva Margraf, Luan Bitencourt Sarmento, Rafaela Eduarda de Oliveira Barreiros.

Docente: Wesley Antonio Santos de Andrade Sobreira

12 de Agosto de 2025 Toledo,
Paraná.

Sumário

E-COMMERCE ANALYTICS	1
1.2 Definição do Problema	3
1.3 Dataset.....	3
1.4 Arquitetura Do Pipeline.....	4
1.5 Evolução Futura	4
2.1 Camadas de Dados.....	4
2.2 Banco de Dados.....	5
2.3 Método de Execução.....	5
2.4 Consulta ao Banco de Dados.....	5
import sqlite3	5
3.0 Querys:.....	6
Conclusão	7

1. Objetivo

O tema E-commerce Analytics foi escolhido por ser muito importante no mercado atual, já que cada vez mais pessoas compram pela internet. Analisar os dados das vendas ajuda as empresas a entender o comportamento dos clientes, melhorar as estratégias e aumentar as vendas.

Além disso, esse tema permite aplicar conhecimentos de tecnologia, estatística e inteligência artificial, tornando o projeto útil e atual para o mundo digital.

1.2 Definição do Problema

As lojas virtuais muitas vezes não entendem bem o comportamento dos seus clientes, o que dificulta planejar promoções, controlar o estoque e aumentar as vendas.

Importância desse problema:

Compreender como os clientes compram ajuda a empresa a tomar melhores decisões, criar ofertas mais atrativas e melhorar os resultados.

O impacto que esperamos alcançar com a análise dos dados, será possível entender os padrões de compra, prever demandas e criar dashboards que ajudem a visualizar as informações.

1.3 Dataset

Nome do dataset: [E-commerce Data \(Kaggle\)](#)

Descrição:

O conjunto de dados contém todas as transações realizadas entre 01/12/2010 e 09/12/2011 em uma loja online do Reino Unido, que vende presentes e produtos exclusivos. A loja não tem ponto físico e atende também clientes atacadistas.

Tamanho do dataset:

541.909 linhas × 8 colunas

Principais variáveis (colunas):

- **InvoiceNo:** número da fatura
- **StockCode:** código do produto
- **Description:** descrição do produto
- **Quantity:** quantidade vendida
- **InvoiceDate:** data da venda
- **UnitPrice:** preço unitário
- **CustomerID:** identificação do cliente
- **Country:** país do cliente

Problemas de qualidade encontrados:

- Coluna **Description**: 1.454 valores faltando (foram recuperados) • Coluna **CustomerID**: 135.080 valores faltando (não recuperáveis).
Mesmo assim, as linhas foram mantidas para não prejudicar análises sobre o volume total de vendas e valores.

1.4 Arquitetura Do Pipeline

Seguiremos com essas etapas:

1. **Coleta dos dados**: usar o dataset do Kaggle.
2. **Limpeza dos dados**: corrigir valores faltantes e ajustar formatos.
3. **Análise dos padrões**: identificar produtos mais vendidos, países com mais compras e comportamento dos clientes.
4. **Criação de dashboards**: visualizar os resultados de forma clara e interativa, mostrando informações como volume de vendas, lucro e frequência de compra.

1.5 Evolução Futura

Podemos evoluir o projeto com as seguintes melhorias:

- **Recomendações automáticas de produtos** com base nas compras anteriores.
- **Previsão de demanda**, ajudando a planejar o estoque.
- **Análises em tempo real**, para acompanhar as vendas no momento em que acontecem.

2. Estrutura de Dados

2.1 Camadas de Dados

Camada Bronze

- **Localização**: data/bronze/
- **Descrição**: Dados brutos, sem transformações
- **Arquivo**: dados_brutos.parquet

Camada Silver

- **Localização**: data/silver/
- **Descrição**: Dados limpos e validados
- **Arquivo**: dados_limpos.parquet
- **Transformações aplicadas**:
 1. Tratamento de valores nulos
 2. Análise de duplicatas (sem duplicatas)
 3. Análise de cancelamentos e valores negativos
 4. Análise de outliers (sem outliers)

Camada Gold

- **Localização:** data/gold/
- **Descrição:** Dados agregados, separados em Fatos e Dimensões para análise
- **Arquivos:**
 - dim_country.parquet
 - dim_date.parquet
 - dim_customer.parquet
 - dim_product.parquet
 - fact_all.parquet
 - rfm.parquet
 - most_purchased_products.parquet
 - metrics.parquet
 -

2.2 Banco de Dados

- **Tipo:** SQLite
- **Localização:** data/pipeline.db
- **Tabelas de Dimensão:**
 - country: Países
 - date: Datas de vendas
 - customer: Clientes registrados
 - product: Catálogo de produtos
 - fact: Notas fiscais (vendas, cancelamentos, taxas)

2.3 Método de Execução

Execute os notebooks na seguinte ordem:

01_bronze_layer.ipynb
02_silver_layer.ipynb
03_gold_layer.ipynb
04_load_database.ipynb
05_sql_queries.ipynb
06_quality_report.ipynb

2.4 Consulta ao Banco de Dados

```
import sqlite3
```

```
conn = sqlite3.connect('data/pipeline.db')
```

```
cursor = conn.cursor()
```

```
#Exemplo de Consulta
```

```
cursor.execute("SELECT * FROM customer LIMIT 10;")
```

```
result = cursor.fetchall()
```

```
print(result)
```

```
conn.close()
```

3.0 Querys:

Temos a Criação do Banco de dados:

Primeiro Passo: **Criar a tabela no banco a partir do CSV**

--Código--

```
import pandas as pd
import sqlite3
```

```
df = pd.read_csv('data/silver/dados_limpos.csv')
```

```
conn = sqlite3.connect('data/pipeline.db')
```

```
df.to_sql('dados_limpos', conn, if_exists='replace', index=False)
```

```
print("Tabelas existentes no banco:")
```

```
print(pd.read_sql_query("SELECT name FROM sqlite_master WHERE type='table';", conn))
##
```

1°Quantos registros temos no banco

-- Código--

```
query = """
```

```
SELECT COUNT(*) AS total_registros
FROM dados_limpos
"""
```

```
resultado = pd.read_sql_query(query, conn)
```

```
print("\nTotal de registros:", resultado['total_registros'].values[0])
```

2°Top 10 produtos que mais vendem

--Código--

```
query = """
```

```
SELECT
    Description AS produto,
    SUM(Quantity) AS quantidade_total_vendida,
    ROUND(SUM(Quantity * UnitPrice), 2) AS receita_total
FROM dados_limpos
WHERE Description IS NOT NULL
GROUP BY Description
ORDER BY receita_total DESC
LIMIT 10
"""
```

```
print("\nTop 10 Produtos Mais Vendidos:")
```

```
print(pd.read_sql_query(query, conn))
```

3° Vendas por dia

```
query = """
SELECT
    DATE(InvoiceDate) AS data,
    COUNT(DISTINCT InvoiceNo) AS total_vendas,
    ROUND(SUM(Quantity * UnitPrice), 2) AS receita_total
FROM dados_limpos
GROUP BY DATE(InvoiceDate)
ORDER BY data
"""

print("\nVendas por Dia:")
print(pd.read_sql_query(query, conn).head())
```

4° Clientes por país

--Código--

```
query = """
SELECT
    Country AS pais,
    COUNT(DISTINCT CustomerID) AS total_clientes,
    ROUND(AVG(Quantity * UnitPrice), 2) AS ticket_medio
FROM dados_limpos
WHERE CustomerID IS NOT NULL
GROUP BY Country
ORDER BY total_clientes DESC
"""

print("\nClientes por País:")
print(pd.read_sql_query(query, conn))
```

Encerramento: **Fechamos a conexão com o banco só no final.**

```
conn.close()
print("\nConexão encerrada").
```

Conclusão

O pipeline ETL funcionou bem, transformando dados brutos e cheios de inconsistências em tabelas organizadas e métricas prontas para análise. Cada etapa do processo ajudou a limpar, enriquecer e estruturar os dados, resultando em uma camada Gold confiável e fácil de usar nas análises.