# Projeto-Dom-Manolo

January 12, 2024

# 1 Projeto Dom Manolo

### 1.1 Sobre

Este projeto voluntário foi idealizado com o objetivo de colocar em prática conhecimentos adquiridos e obter experiência de mercado. A proposta para o cliente foi de entregar uma análise de dados mais unificada e personalizada, que fosse de encontro às suas necessidades. Este documento apresenta a parte técnica, utilizada para realizar o processo de ETL, desenvolvido em PySpark e também a análise dos dados, feita no PowerBi, com DAX.

# 1.2 PySpark

### 1.2.1 Importando Libs

```
[]: from pyspark.sql import SparkSession from functools import reduce from pyspark.sql.functions import to_timestamp, date_format, col, initcap,________lower, translate, regexp_replace, when, to_date, month, year, sum from pyspark.sql.types import FloatType import os
```

###Instanciando Spark Context

```
[]: spark = SparkSession.builder.appName("Dom-Manolo").getOrCreate()
```

# 1.2.2 Mapeando Arquivos

### 1.2.3 Lendo Arquivos CSV

```
[]: df = spark.read.csv(os.path.join(data_raw, all_files[1]))
```

#### 1.2.4 Criando DataFrames

```
[]: data_frames = [spark.read.csv(os.path.join(data_raw, file), header=True) for of the in all_files]

[]: def union_all(data_frames):
    return reduce(lambda df1, df2: df1.union(df2), data_frames)
```

# Criando DataFrame Único Inicial

```
[]: final_data_frame = union_all(data_frames)
```

# 1.2.5 Salvando Arquivo Único na Camada Raw

```
[]: final_data_frame.coalesce(1).write \
    .option("header", True) \
    .option("delimiter", ",") \
    .mode("overwrite") \
    .csv(data_raw + "Relatorio_de_Agendamentos_2018_2023")
```

#### 1.2.6 Renomeando Colunas

```
[]: count = 0
    final_data_frame_1 = final_data_frame
    for old_column in final_data_frame.columns:
        final_data_frame_1 = final_data_frame_1.withColumnRenamed(old_column, usercollums_names[count])
        count += 1
```

#### 1.2.7 Ajustando colunas de data

```
[]: date_columns = ["data_e_hora_atendimento", "data_e_hora_cadastro"]
     for column in date columns:
        final_data_frame_2 = (
             final_data_frame_1
             .withColumn(column + "_timestamp", _
      oto_timestamp("data_e_hora_atendimento", "dd/MM/yyyy HH:mm"))
             .withColumn("data_atendimento", date_format(column + "_timestamp", "dd/
      →MM/γγγγ"))
             .withColumn("hora_atendimento", date_format(column + "_timestamp", "HH:
      .drop(column + "_timestamp", "data_e_hora_atendimento")
     final data frame 2 = final data frame 2.withColumn("data atendimento",,,
      ⇔to date("data atendimento", "dd/MM/yyyy"))
[]: final_data_frame_3 = (
        final_data_frame_2
         .withColumn("data_e_hora_cadastro_timestamp", __
      o+to_timestamp("data_e_hora_cadastro", "dd/MM/yyyy HH:mm"))
```

### 1.2.8 Tratando de Strings

```
[]: columns_to_initcap = ["servico", "cliente", "profissional", "quem_cadastrou"]

for column in columns_to_initcap:
    final_data_frame_3 = final_data_frame_3.withColumn(column,
    initcap(col(column)))
    final_data_frame_3 = final_data_frame_3.withColumn(column,
    regexp_replace(translate(col(column), "çáéíóúâêîôûãõàèìòùäëïöü",
    "caeiouaeiouaoaeiouaeiou"), "[^a-zA-ZO-9]", ""))
```

```
[]: columns_to_lower = ["observacao"]

for column in columns_to_lower:
```

```
final_data_frame_3 = final_data_frame_3.withColumn(column,_u olower(col(column)))
```

### 1.2.9 Criando apenas um profissional para o mesmo profissional com nomes diferentes

```
[]: nomes = {
    "Chave nome omitida":"Valor nome omitido",
    "Chave nome omitida":"Valor nome omitido"
}

final_data_frame_4 = final_data_frame_3

for nome, nome_corrigido in nomes.items():
    final_data_frame_4 = final_data_frame_4.withColumn("profissional",
    when(col("profissional").startswith(nome), nome_corrigido).
    otherwise(col("profissional")))
```

# 1.2.10 Mascarando nome dos Profissionais (Opcional)

#### 1.2.11 Criando coluna Comissão

```
[]: final_data_frame_5 = final_data_frame_4 final_data_frame_5 = final_data_frame_5.withColumn("comissao", (col("valor") *_\_ \cdot 0.40))
```

#### 1.2.12 Extraindo a data do último relatório

# 1.2.13 Salvando Arquivos na Camada Trusted

```
[]: data_trusted = "data/trusted/csv"

final_data_frame_5.coalesce(1).write \
    .option("header", True) \
    .option("delimiter", ",") \
    .mode("overwrite") \
    .csv(data_trusted + "Trusted_Relatorio_de_Agendamentos_2018_2023_v3")
```

# 1.3 DAX utilizado para construção de métricas de fluxo de clientes.

### 1.3.1 Clientes antigos

```
clientes_antigos =
VAR _data_contexto = MIN(DomManolo[data_atendimento])
VAR _anteriores =
    CALCULATETABLE(
          VALUES(DomManolo[cliente]),
        FILTER(
                ALL(DomManolo),
                DomManolo[data_atendimento] < _data_contexto
                )
)
RETURN
    COUNTROWS(_anteriores)

1.3.2 Clientes novos
clientes_novos =
VAR _clientes_atuais = VALUES(DomManolo[cliente])</pre>
```

```
clientes_novos =
VAR _clientes_atuais = VALUES(DomManolo[cliente])
VAR _data_contexto = MIN(DomManolo[data_atendimento]) - 1
VAR _clientes_antigos =
    CALCULATETABLE(
         VALUES(DomManolo[cliente]),
         FILTER(
```

```
ALL(DomManolo),
        DomManolo[data_atendimento] <= _data_contexto</pre>
)
VAR _novos = EXCEPT(_clientes_atuais, _clientes_antigos)
RETURN
    COUNTROWS(_novos)
1.3.3 Clientes perdidos (últimos dois meses antes do contexto)
clientes_perdidos =
VAR _data_contexto = MIN(DomManolo[data_atendimento])-1
VAR _clientes_perdidos =
    CALCULATETABLE(
        VALUES(DomManolo[cliente]),
        FILTER(
            ALL(DomManolo),
            DomManolo[data_atendimento] <= _data_contexto &&
            DATEDIFF(_data_contexto, DomManolo[ultima_data],MONTH)>2
        )
    )
RETURN
    COUNTROWS(_clientes_perdidos)
```