

MVP – Minimum Viable Product Pipeline Engenharia de Dados



ÍNDICE

Sumário

Controle de Versão	3
1. Objetivo	4
2. Plataforma	4
3. DETALHAMENTO	4
3.1 Busca Pelos Dados	4
3.2 COLETA	5
3.3 MODELAGEM	6
CATÁLOGO DOS DADOS:	7
LINHAGEM DOS DADOS:	7
4. Carga	8
5. Analise	9
6. ARQUITETURA	12
7. FLUXO PIPELINE	13
8. ΔυτοΔναμαςδο	19



Controle de Versão

Nessa seção, serão descritas todas as atualizações realizadas no documento, bem como a data e o responsável por elas.

Dата	VERSÃO	RESPONSÁVEL	ATUALIZAÇÃO
12/06/2024	1.0	LEONARDO SILVA	LAYOUT DOCUMENTO
13/06/2024	1.1	LEONARDO SILVA	ESTUDO SOBRE O TEMA.
16/06/2024	1.2	LEONARDO SILVA	ÍNDICE, DESCRIÇÃO INICIAL.
22/06/2024	1.3	LEONARDO SILVA	FERRAMENTAS WEB GCP
01/07/2024	1.4	LEONARDO SILVA	CONFIG METABASE
04/07/2024	1.5	LEONARDO SILVA	CATALOGO DE DADOS
06/07/2024	1.5	LEONARDO SILVA	FERRAMENTAS WEB BIGQUERY / DATALFOW
07/07/2024	1,6	LEONARDO SILVA	IMAGENS E ESTRUTURA DE ENTREGA
08/07/2024	1.7	LEONARDO SILVA	EXECUÇAO FLUXO PIPELINE E IMAGENS
10/07/2024	1.8	LEONARDO SILVA	REVISÃO E AUTOAVALIAÇÃO
12/07/2024	1.9	LEONARDO SILVA	Entrega



1. OBJETIVO

O projeto tem o objetivo desenvolver uma pipeline de dados utilizando tecnologias na nuvem. Essa pipeline deve necessariamente envolver a busca, coleta, modelagem, carga e análise dos dados, bem como responder 5 perguntas relacionadas a emissão de CNH's (Carteira Nacional de Habilitação), emitidas em 4 estados brasileiros, com base em uma volumetria/coleta de dados por período.

Perguntas:

- 1- Total Emissão por UF.
- 2- Porcentagem % Emissão por UF.
- 3- Porcentagem % de emissão por TIPO CNH. (Permissionário x Condutor).
- 4- Media tipo categoria por idade.
- 5- Media idade primeira habilitação.

2. PLATAFORMA

Direcionei os esforços de apoio na Plataforma **Dataproc**. O Dataproc é um serviço de nuvem rápido, fácil de usar e totalmente gerenciado para executar clusters do Apache Spark e Apache Hadoop com mais simplicidade. O Databricks Community Edition sugerido, possui uma particularidade na versão não muito amigável que tende a ficar recriando a todo momento a pipeline.

3. DETALHAMENTO

3.1 BUSCA PELOS DADOS

Iniciei um garimpo na busca por dataset's gratuitos disponíveis na web, identifiquei alguns bons e interessantes, cheguei a iniciar uma análise dos benefícios por localidade (https://portaldatransparencia.gov.br/beneficios), porem me senti mais confortável em usar uma pequena massa de dados relacionado a emissão de CNH de 4 estados brasileiros. ** Dados privados tratados devido LGPD.



3.2 COLETA

A coleta inicial dos dados foi feita em uma base de dados SqlServer, composta pela consulta abaixo, trazendo dados de forma original e posteriormente exportados para um arquivo .csv.

SELECT * FROM emissao_cnh c where c.STATUS = 22;

Clique >> <u>Dados_Inicial</u>

⊞ F	Resultados 🗐 Mens	sagens								
	SIT_INT_ID_SITE	CAR_INT_CD_STATUS	CAR_STR_NR_CPF	CAR_STR_DS_NOMELINHA1	CAR_DAT_DT_NASCIMENTO	CAR_STR_ID_CATEGORIA	CAR_STR_ID_TIPO	CAR_STR_DS_UF	CAR_DAT_DT_EMISSAO	CAR_DAT_DT_
1	8	22	5185XXX380	LEMILTO SILVA NASCIMEN	1991-07-11 00:00:00.000000 UTC	AB	С	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2012-02-13 00:0
2	8	22	5529XXX383	CARLIANE CUNHA SILVA	1990-12-01 00:00:00.000000 UTC	AB	P	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2024-05-07 00:0
3	8	22	1813XXX374	SAYMON STHEVANO FIGUEI	2000-03-20 00:00:00.000000 UTC	В	С	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2018-11-14 00:0
4	8	22	1098XXX8356	SERGIO SOUSA SILVA	2004-04-29 00:00:00.000000 UTC	AB	P	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2024-05-07 00:0
5	8	22	7858XXX5372	JULIO CESAR SOARES NAS	1980-07-23 00:00:00.000000 UTC	AE	C	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2001-05-21 00:0
6	8	22	6978XXX4353	WALDEMIR SILVA COSTA	1973-08-14 00:00:00.000000 UTC	AD	C	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2002-07-09 00:0
7	8	22	6978XXX4353	WALDEMIR SILVA COSTA	1973-08-14 00:00:00.000000 UTC	AD	C	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2002-07-09 00:0
8	8	22	9216XXX6300	CELIO DE BARROS VAZ	1983-06-27 00:00:00.000000 UTC	AD	C	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2009-12-29 00:0
9	8	22	6027XXX8301	WANDERSON RODRIGUES DA	1990-03-29 00:00:00.000000 UTC	AB	C	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2019-11-21 00:0
10	8	22	2978XXX1387	MARCELINO DE ARAUJO SI	1966-06-02 00:00:00.000000 UTC	AD	C	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2006-04-25 00:0
11	8	22	2978XXX1387	MARCELINO DE ARAUJO SI	1966-06-02 00:00:00.000000 UTC	AD	C	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2006-04-25 00:0
12	8	22	627XXX92382	MARCOS KAUA SILVA CORD	2003-05-10 00:00:00.000000 UTC	AB	P	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2024-05-07 00:0
13	8	22	6215XXX0318	EDUARDO SILVA NASCIMEN	2004-08-08 00:00:00.000000 UTC	AB	P	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2024-05-07 00:0
14	8	22	6215XXX0318	EDUARDO SILVA NASCIMEN	2004-08-08 00:00:00.000000 UTC	AB	P	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2024-05-07 00:0
15	8	22	3811XXX4204	ALESSANDRO SANTANA CHA	1975-04-21 00:00:00.000000 UTC	AE	С	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	1995-03-23 00:0
16	8	22	3811XXX4204	ALESSANDRO SANTANA CHA	1975-04-21 00:00:00.000000 UTC	AE	С	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	1995-03-23 00:0
17	8	22	3237XXX4899	ANTONIO FRANCISCO DA S	1984-01-16 00:00:00.000000 UTC	AE	С	MA	2024-05-07 00:00:00.000000 UTC	2007-04-11 00:0

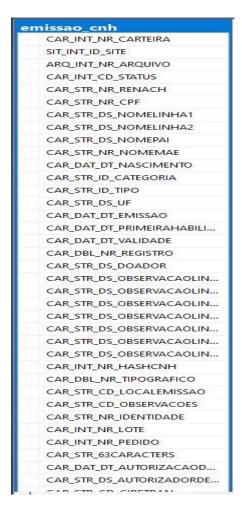
Após geração do .cvs foi tratado alguns dados como CPF, registro e número CNH.



3.3 MODELAGEM

Ao contrário do Modelo Estrela, será adotado a Flat Table, que consiste em uma tabela desnormalizada para o atingimento de objetivos específicos em ambientes de BI.

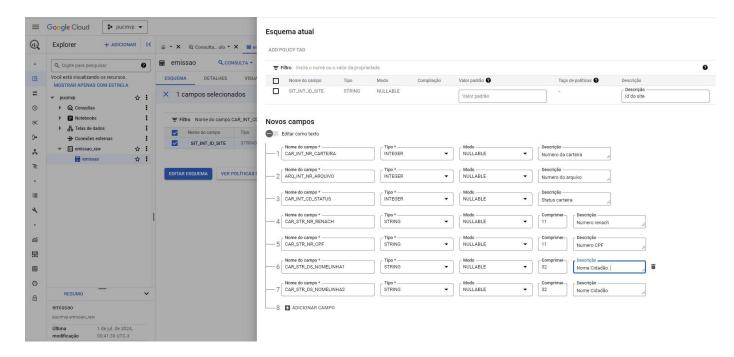
Sabemos que o Modelo Estrela é o mais amplamente utilizado, no entanto o modelo adequado depende de uma análise que envolve os pilares de tecnologia, segurança da informação e estratégia de negócios e objetivo.





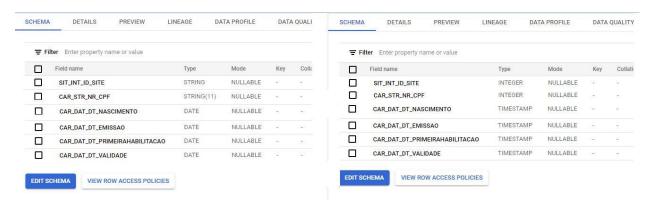
CATÁLOGO DOS DADOS:

Catálogo de dados é um inventário organizado de ativos de dados na organização. Ele usa metadados para ajudar as organizações a gerenciarem seus dados. Também ajuda os profissionais de dados a coletar, organizar, acessar e enriquecer metadados para oferecer suporte à descoberta e governança de dados.



LINHAGEM DOS DADOS:

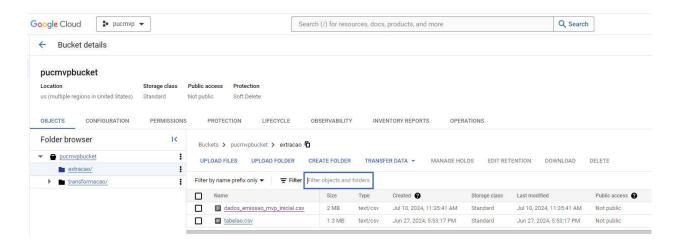
A linhagem de dados é o processo de acompanhamento do fluxo de dados durante um período de tempo, fornecendo uma visão clara de onde os dados se originaram, como mudaram e do destino final dentro do pipeline de dados. Tentei utilizar o Dataplex que inclui uma funcionalidade muito útil para configurar e executar verificações de qualidade de dados em recursos, como tabelas do BigQuery e arquivos do Cloud Storage. Porem tive dificuldades e fiz um rascunho.





4. CARGA

A etapa de carga do dataset para Cloud Storage / Bucket, foi feita manualmente e será utilizada e atualizada pela pipeline desenvolvida utilizando Apache Spark.



Pipeline Executada

https://github.com/leonardosva/mvp cnh eng dados/blob/main/pipeline.pdf



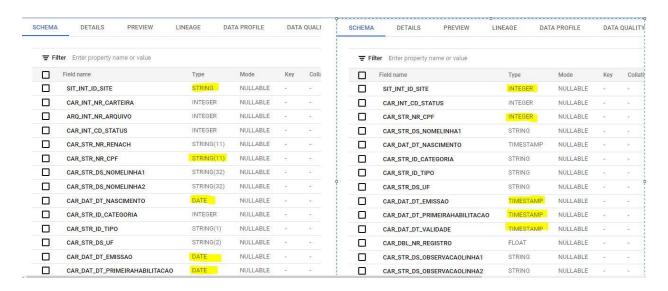
5. ANALISE

QUALIDADE DOS DADOS:

Os fatores qualitativos podem variar de caso para caso, mas de forma geral um dado de qualidade apresenta **completude**, **conformidade**, **precisão**, **consistência** e **integridade** (possui fontes e processos confiáveis e rastreáveis).

No conjunto inicial, os tipos de dados já apresentam padrões aceitáveis, mas para as respostas iniciais, devido uma particularidade, precisamos os campos **data** para **timestamp**, **string** para **integer**.

Alteramos o datatype pela pipeline de algumas colunas do DataSet para melhor representar as respostas



SOLUÇÃO DO PROBLEMA:

Respostas

1- Total Emissão por UF

```
In [12]: # Emissao de Ct's por UF

dframe_filtrado_1 = dframe_filtrado.groupBy(["DS_UF"]).agg(F.count("NR_CPF").alias("QTD_CNH"))

dframe_filtrado_1.show()

[Stage 21:> (0 + 1) / 1]

+----+

| DS_UF|QTD_CNH|
+----+

| GO| 1683|
| RJ| 5361|
| MA| 331|
| DF| 424|
```

2- Porcentagem % Emissão por UF.



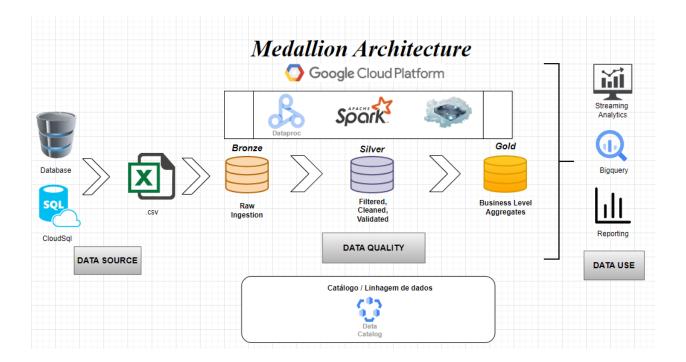


3- Porcentagem % de emissão por TIPO CNH. (Permissionário x Condutor).

- 4- Media tipo categoria por idade.
- > > Não respondida, pois na Pipeline não consegui tratar literal Idade.
- 5- Media idade primeira habilitação.
- >> Não respondida, pois na Pipeline não consegui tratar literal Idade.



6. ARQUITETURA

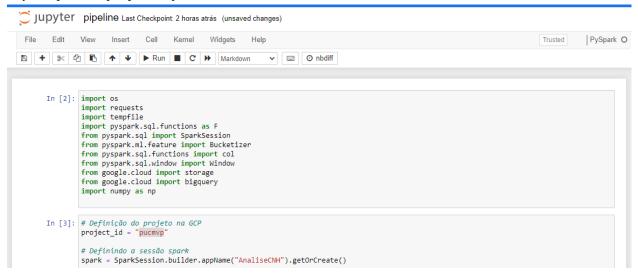


A arquitetura do medalhão exemplifica uma série de camadas de dados que denotam a qualidade dos dados armazenados. Recomendasse adotar uma abordagem multicamadas para criar uma única fonte de verdade para produtos de dados. Essa arquitetura garante atomicidade, consistência, isolamento e durabilidade à medida que os dados passam por várias camadas de validações e transformações antes de serem armazenados em uma disposição otimizada para análise eficiente. Os termos bronze (bruto), prata (validado) e ouro (enriquecido) descrevem a qualidade dos dados em cada uma dessas camadas.



7. FLUXO PIPELINE

Importação e Definição Project na GCP





Camada Bronze:

1. Raw Ingestion - Camada Bronze / Upload do arquivo realizado manualmente para o Bucket

```
In [5]: #Lendo o dataset do Cloud Storage
          #dframe = spark.read.csv("as://pucmvpbucket/extracao/tabelao.csv".header=True. inferSchema=True. sep=':')
          dframe = spark.read.csv("gs://pucmvpbucket/extracao/dados emissao mvp inicial.csv",header=True, inferSchema=True, sep=',')
In [6]: # Printando schema do DataSet
          dframe.printSchema()
           |-- SIT_INT_ID_SITE: integer (nullable = true)
|-- CAR_INT_CD_STATUS: integer (nullable = true)
            -- CAR_STR_NR_CPF: long (nullable = true)
           |-- CAR_STR_NR_CFF: long (nullable = true)

|-- CAR_STR_DS_NOMELINHA1: string (nullable = true)

|-- CAR_DAT_DT_NASCIMENTO: string (nullable = true)

|-- CAR_STR_ID_CATEGORIA: string (nullable = true)

|-- CAR_STR_ID_TIPO: string (nullable = true)
           |-- CAR_STR_DS_UF: string (nullable = true)
|-- CAR_STR_DS_UF: string (nullable = true)
|-- CAR_DAT_DT_EMISSAO: string (nullable = true)
|-- CAR_DAT_DT_PRIMEIRAHABILITACAO: string (nullable = true)
|-- CAR_DAT_DT_VALIDADE: string (nullable = true)
|-- CAR_DBL_NR_REGISTRO: double (nullable = true)
|-- CAR_STR_DS_OBSERVACAOLINHA1: string (nullable = true)
           |-- CAR_STR_DS_OBSERVACAOLINHA2: string (nullable = true)
 In [7]: # Imprimindo 2 Linhas do Dataset Carregado
          dframe.show(2)
           |SIT_INT_ID_SITE|CAR_INT_CD_STATUS|CAR_STR_NR_CPF|CAR_STR_DS_NOMELINHA1|CAR_DAT_DT_NASCIMENTO|CAR_STR_ID_CATEGORIA|CAR_STR_ID_T IPO|CAR_STR_DS_UF| CAR_DAT_DT_EMISSAO|CAR_DAT_DT_PRIMEIRAHABILITACAO| CAR_DAT_DT_VALIDADE|CAR_DBL_NR_REGISTRO|CAR_STR_DS_OBSER
          VACAOLINHA1 | CAR_STR_DS_OBSERVACAOLINHA2 |
           22| 44815564334| ANTONILSON FRAZAO...| 1966-11-24 00:00:...|
                         MA|2024-07-08 00:00:...| 2007-07-10 00:00:...|2029-06-24 00:00:...|
                                                                                                                           4.13796069E9|
           ċ١
                       D | 8 | 22 | 61983669302 | LUCIANO SILVA DOS... | 1999-04-23 00:00:... | MA|2024-07-08 00:00:... | 2024-07-08 00:00:... | 2025-07-07 00:00:... | 8.684790978E9
           ....+-----+
          only showing top 2 rows
 In [8]: # Quantidade de Registros e Colunas do Dataset
          print((dframe.count(), len(dframe.columns)))
          [Stage 3:>
                                                                                           (0 + 1) / 1]
          (10000, 14)
```



Camada Prata:

```
2. Filtered, Cleaned, Validated - Camada Silver
    In [9]: # Remover Linhas/dados CPF dupLicados
                                  dframe = dframe.dropDuplicates().na.fill(2)
In [10]: # Quantidade de Registros e Colunas do Dataset após apagar Linhas/registros CPF Duplicados
print((dframe.count(), len(dframe.columns)))
                                                                                                                                                                                                                                                                                             (0 + 1) / 1]
                                  (7799, 14)
In [11]: from pyspark.sql.functions import col, count
                                   # Mapeamento dos dados:
                                  # Moplemento usa aduos.
# Conversão de datatype >> dframe.withColumn("CAR_DBL_NR_REGISTRO", col("CAR_DBL_NR_REGISTRO").cast("integer"))
# Conversão de nomeclatura >> dframe.withColumnRenamed("CAR_INT_CD_STATUS", "CO_STATUS")
# Converter tipo de coluna double para integer / string para integer e datas para Timestamp
                               # Converter tipo de coluna double para integer / string para integer e datas para Timestamp

dframe_filtrado = \
dframe.withcolumn("CAR_DBL_NR_REGISTRO", col("CAR_DBL_NR_REGISTRO").cast("integer")) \
.withcolumnRenamed("CAR_DBL_NR_REGISTRO", "NR_REGISTRO") \
.withcolumnRenamed("SIT_INT_ID_SITE", "ID_SITE") \
.withcolumnRenamed("CAR_INT_CD_STATUS", "CD_STATUS") \
.withcolumn("CAR_STR_NR_CFP", col("CAR_STR_NR_CFP").cast("integer")) \
.withcolumnRenamed("CAR_STR_NR_CFP", NR_CFP").cast("integer")) \
.withcolumnRenamed("CAR_STR_NR_CPP", NR_CFP").withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_NASCIMENTO", "DT_NASCIMENTO").cast("timestamp")) \
.withcolumnRenamed("CAR_STR_DS_NOMELINHA1", "DS_NOMELINHA1") \
.withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_NASCIMENTO", "DT_NASCIMENTO").cast("timestamp")) \
.withcolumnRenamed("CAR_STR_DS_UF", "DS_UF") \
.withcolumnRenamed("CAR_STR_DS_UF", "DS_UF") \
.withcolumnRenamed("CAR_STR_DS_UF", "DS_UF") \
.withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_EMISSAO", col("CAR_DAT_DT_EMISSAO").cast("timestamp")) \
.withcolumn("CAR_DAT_DT_EMISSAO", "DT_EMISSAO") \
.withcolumn("CAR_DAT_DT_EMISSAO", col("CAR_DAT_DT_EMISSAO") \
.withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_PRIMEIRAHABILITACAO") \
.withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_PRIMEIRAHABILITACAO", "DT_PRIMEIRAHABILITACAO") \
.withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_PRIMEIRAHABILITACAO") \
.withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_PRIMEIRAHABILITACAO") \
.withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_PRIMEIRAHABILITACAO", "DT_PRIMEIRAHABILITACAO") \
.withcolumnRenamed("CAR_DAT_DT_VALIDADE", "DT_VALIDADE") \
.withcolumnRenamed("CAR_STR_DS_OBSERVACAOLINHA1", "DS_OBSERVACAOLINHA1") \
.withcolumnRenamed("CAR_STR_DS_OBSERVACAOLINHA2", "DS_OBSERVACAOLINHA2")
                                   # Printando Dataset com tipo e nome alterados
                                  dframe_filtrado.printSchema()
                                        |-- ID_SITE: integer (nullable = true)
                                       |-- D_STATUS: integer (nullable = true)

|-- CD_STATUS: integer (nullable = true)

|-- NR_CPF: integer (nullable = true)

|-- DS_NOMELINHA1: string (nullable = true)

|-- DT_NASCIMENTO: timestamp (nullable = true)

|-- DS_CATEGORIA: string (nullable = true)
                                           -- DS_TIPO: string (nullable = true)
                                         |-- DS_UF: string (nullable = true)
|-- DT_EMISSAO: timestamp (nullable = true)
|-- DT_PRIMEIRAHABILITACAO: timestamp (nullable = true)
                                       |-- DT_VALIDADE: timestamp (nullable = true)

|-- DT_VALIDADE: timestamp (nullable = true)

|-- NR_REGISTRO: integer (nullable = true)

|-- DS_OBSERVACAOLINHA1: string (nullable = true)

|-- DS_OBSERVACAOLINHA2: string (nullable = true)
```



```
In [13]: # Gerando datagrid sem coluna acima deletada NR_REGISTRO
dframe_filtrado.show(2)
           # Quantidade de Registros e Colunas do Dataset após deletar coluna NR_REGISTRO print((dframe_filtrado.count(), len(dframe_filtrado.columns)))
            +-----+
                          9 22|3638261964|VITORIA MARIA DE ...|2002-06-03 00:00:00|
                                                                                                              В
                                                                                                                      C| DF|2024-07-08 00:00:00| 2022-0
            4-29 00:00:00|2031-04-28 00:00:00|A ...|EAR ...|
| 8| 22| 167,937167|AIRTON KOCHHANN ...|1969-10-12 00:00:00|
                                                                                                            AE | C| MA|2024-07-09 00:00:00| 1992-0
            -----+
            only showing top 2 rows
           [Stage 15:>
                                                                                               (0 + 1) / 1]
            (7799, 13)
In [12]: # Eliminando coluna/dado Irrelevante para analise NR_REGISTRO
            dframe_filtrado = dframe_filtrado.drop("NR_REGISTRO")
            # Printando schema sem o registro acima deletado NR_REGISTRO
dframe_filtrado.printSchema()
             | -- ID_SITE: integer (nullable = true)
|-- CD_STATUS: integer (nullable = true)
|-- NR_CPF: integer (nullable = true)
|-- DS_NOMELINHA1: string (nullable = true)
|-- DT_NASCIMENTO: timestamp (nullable = true)
             |-- DS_CATEGORIA: string (nullable = true)
|-- DS_TIPO: string (nullable = true)
             |-- DS_IFFO: STAING (NOTIFIED = TOWE)
|-- DS_UF: string (NUTLable = true)
|-- DT_EMISSAO: timestamp (nutlable = true)
|-- DT_PRIMEIRAHABILITACAO: timestamp (nutlable = true)
|-- DT_VALIDADE: timestamp (nutlable = true)
|-- DS_OBSERVACAOLINHA1: string (nutlable = true)
              -- DS_OBSERVACAOLINHA2: string (nullable = true)
In [14]: # Tentativa de tratamento Cálculo IDADE para responder perguntas 4 e 5 .
            # Consegui forçar apenas passando a String Lit("1982-08-06")), mas ai todos ficavam com 41 anos.
# Não consegui buscar do dataframe a DT_Nascimento para cada registro.
            from pyspark.sql.functions import to_timestamp
            from pyspark.sql.functions import to_date, datediff, floor, current_date, lit, concat_ws, col
            age_column = floor(datediff(current_date(), to_date(concat_ws("-", lit("1982-08-06")), "yyyy-MM-dd")) / 365)
#age_column = floor(datediff(current_date(), to_date(concat_ws("-", lit(dframe_filtrado.select("DT_NASCIMENTO"))), "yyyy-NM-dd");
#print(age_column)
           # Add the new "Idade" column to the DataFrame
dframe_filtrado = dframe_filtrado.withColumn("Idade", age_column.cast("int"))
dframe_filtrado_idade = dframe_filtrado.select("Idade")
dframe_filtrado_idade.show(2)
           4
            |Idade|
            +----
              41
            only showing top 2 rows
In [15]: # Armazenar a transformação no bucket Silver
           # Armuzenur u trunsjormuquo no bucket sitver
# Defina o caminho para o arquivo Parquet no bucket
path_parquet = "gs://pucmvpbucket/transformacao/analise_tratada_3.parquet"
            # Salve as novas colunas em Parquet no Cloud Storage
dframe_filtrado.write.format("parquet").option("path", path_parquet).save()
```

Imagem abaixo evidência



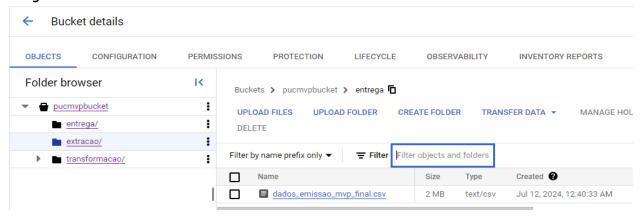
Folder browser	I<	Bud	kets > pucmvpbucket > transformac	ao 🗖			
pucmvpbucket	i	UPLOAD FILES UPLOAD FOLDER CRE		CREATE FOLD	ATE FOLDER TRANSFER		
extracao/	:	DO	WNLOAD DELETE				
▼ transformacao/	:						
analise_tratada_2.parquet/	:	Filter by name prefix only ▼ Filter Filter objects and folders					
analise_tratada_3.parquet/	:		Name	Size	Туре	Created ?	
analise_tratada.parquet/	:		AnaliseCNH_Tratado.parquet/	_	Folder	-	
analise_tratada1.parquet/	:		analise_tratada.parquet/	_	Folder	-	
A - A - D - ON I Tost de consult	:		analise_tratada1.parquet/	_	Folder	_	
AnaliseCNH_Tratado.parquet/			analise_tratada_2.parquet/	_	Folder	_	
AnaliseCNH_Tratado.parquet/		\Box	alialise_tratada_z.parquet/		. 0.00		

Camada Ouro:

```
3. Carregamento de Dados / Business Level Aggregates - Camada Ouro
 In [16]: # Autenticação no BigQuery
                           cliente_bq = bigquery.Client()
                            # Defina o nome do projeto e do conjunto de dados no BigQuery
   In [ ]: from pyspark.sql import SparkSession
                           # Immportanton tubers in a siguery of a different different project, "").option("writeMethod", "DIRECT").option("project", project", project | ").option("brigguery").option("project", project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project").option("project"
In [17]: # Emissao de Ct's por UF
dframe_filtrado_1 = dframe_filtrado.groupBy(["DS_UF"]).agg(F.count("NR_CPF").alias("QTD_CNH"))
dframe_filtrado_1.show()
                            |DS_UF|QTD_CNH|
                                     GO |
RJ |
                                                 1683
5361
                                     MA
                                                  331
424
                                     DF
In [19]: # Count qtd Linhas Dataframe
                         count_cl = dframe_filtrado.count()
                           # Porcentagem de Emissoes por Tipo CNH, onde : C = Condutor e P = Permissionário
                         dframe_filtrado_3 = dframe_filtrado.groupBy(["DS_TIPO"]).count().withColumn('% Tipo CNH', func.round((func.col('count')/count_cl'.orderBy('count', ascending=false) \
                           .show()
                           4
                         [Stage 54:>
                                                                                                                                                                                                                       (0 + 1) / 1]
                           |DS_TIPO|count|% Tipo CNH|
                                     C 6733 86.33
                                             P 1066
                                                                                13.67
In [20]: # Count qtd Linhas Dataframe
                           count_cl = dframe_filtrado.count()
                         # Porcentagem de Emissoes por UF
dframe_filtrado_2 = dframe_filtrado.groupBy(["DS_UF"]).count().withColumn('% UF', func.round((func.col('count')/count_cl)*100,2)'
.orderBy('count', ascending=False) \
                           .show()
                           |DS_UF|count| % UF|
                                     RJ| 5361|68.74|
                                     GO | 1683 | 21.58 |
                                  DF| 424| 5.44|
MA| 331| 4.24|
```



Imagem abaixo evidência





8. AUTO AVALIAÇÃO

A ideia do projeto como um todo, é demonstrar uma abordagem bem estruturada e abrangente para o desenvolvimento de um pipeline tratamento/análise de dados de emissão de CNH. O projeto utiliza efetivamente tecnologias de nuvem, abordando aspectos de qualidade de dados e descrevendo um modelo claro para execução. As explicações e justificativas detalhadas para cada etapa indicam uma compreensão completa dos requisitos e desafios do projeto.

Inicialmente, fiz uma busca nos sites sugeridos para identificar dataset's gratuitos, porem fiquei mais confortável em manipular e trabalhar com dados do meu dia-a-dia (emissão de carteiras de habilitação), pois as perguntas já eram bem definidas em minha cabeça.

Posteriormente, busquei diversos vídeos e tutoriais que descreviam e exemplificavam o que é e como criar um modelo de datawarehouse / datalake utilizando a linguagem Python e ferramentas web que facilitariam o desenvolvimento de uma pipeline.

Cheguei nas ferramentas (Python, Dataproc, Dataplex, Nifi, BigQuery, Cloud Storage, Metabase, Datalog, Dataflow, etc.), e a sugerida pelos professores [DataBricks].

Tive bastante dificuldade em colocar na prática o fluxo para cada etapa: arquitetura, modelo e de análise dos dados, escolha do melhor dado, tratamento do dado em especifico e com isso minhas perguntas ficaram mais difíceis de responder.

Optei pela Flat Table na criação do modelo, após muita dificuldade em criar as tabelas fato e dimensão. Nesse momento a ideia começou a ficar mais clara para o desenvolvimento (os encontros e o discord, tambem ajudaram muito a clarear as ideias).

No contexto geral, fiquei muito satisfeito com as pesquisas e a capacidade de colocar em prática o aprendizado. Utilizei:

Cloud Storage - Para criar o bucket e as estruturas de arquivos extração, transformação e entrega.

DataProc - Para cria o cluster e usar a web interface do júpiter para desenvolver a pipeline.

BigQuery - Para criar a estruturas de tabelas, catálogo de dados, carga e consultas dos dados.

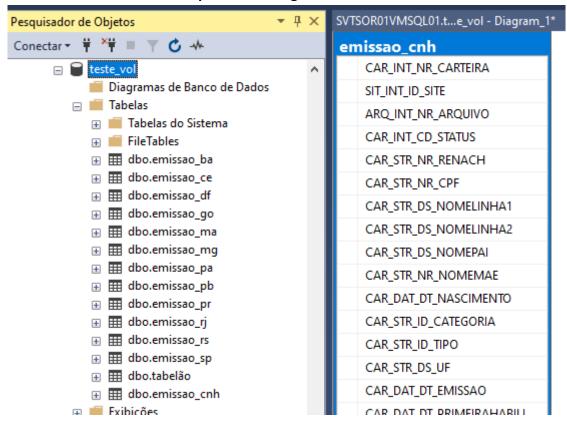
DataPlex - Para tentar criar a linhagem dos dados.

Metabase - Para ler o dataset no BigQuery e gerar dashboards das respostas.

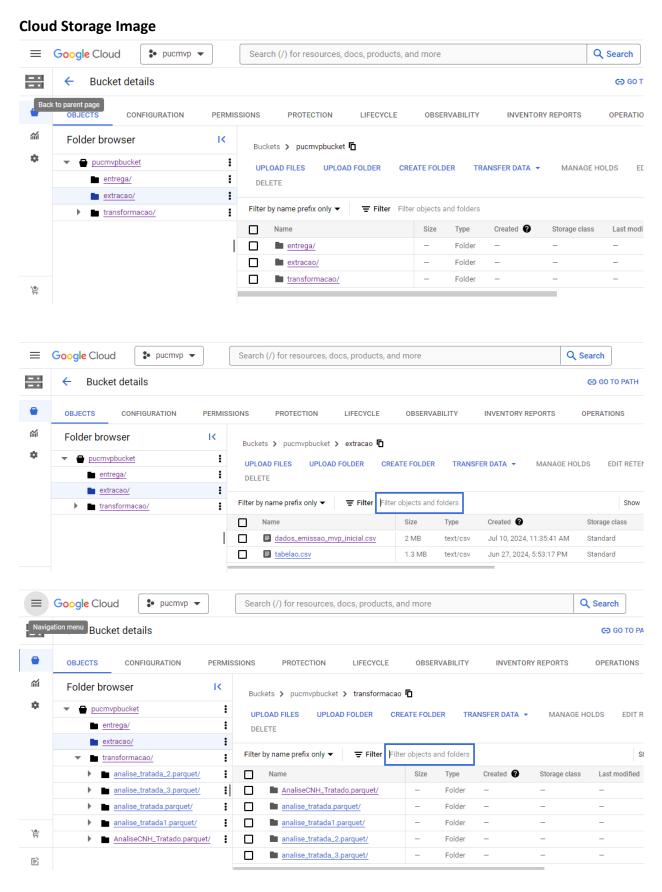


Algumas Imagens / Evidências das Ferramentas Utilizadas para desenvolvimento do MVP

SqlServer Management Studio

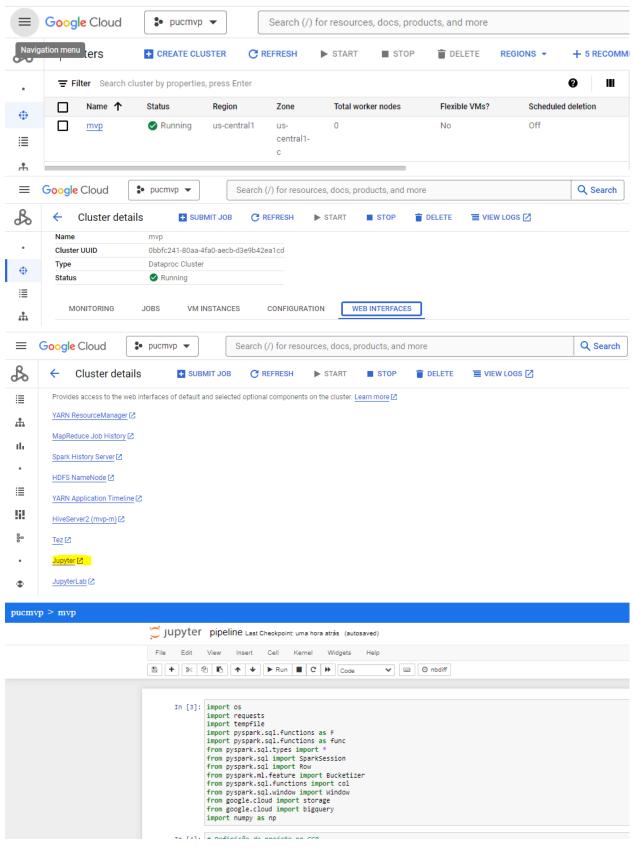






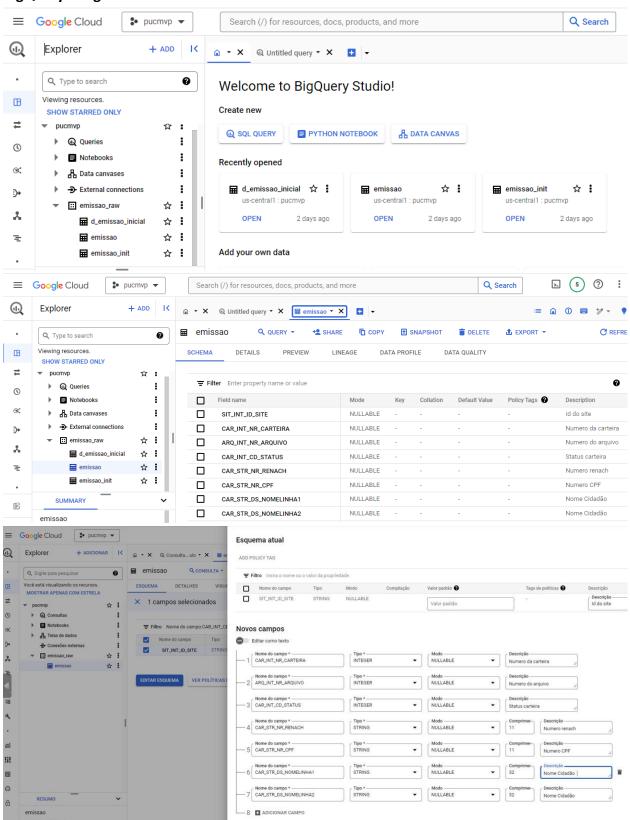




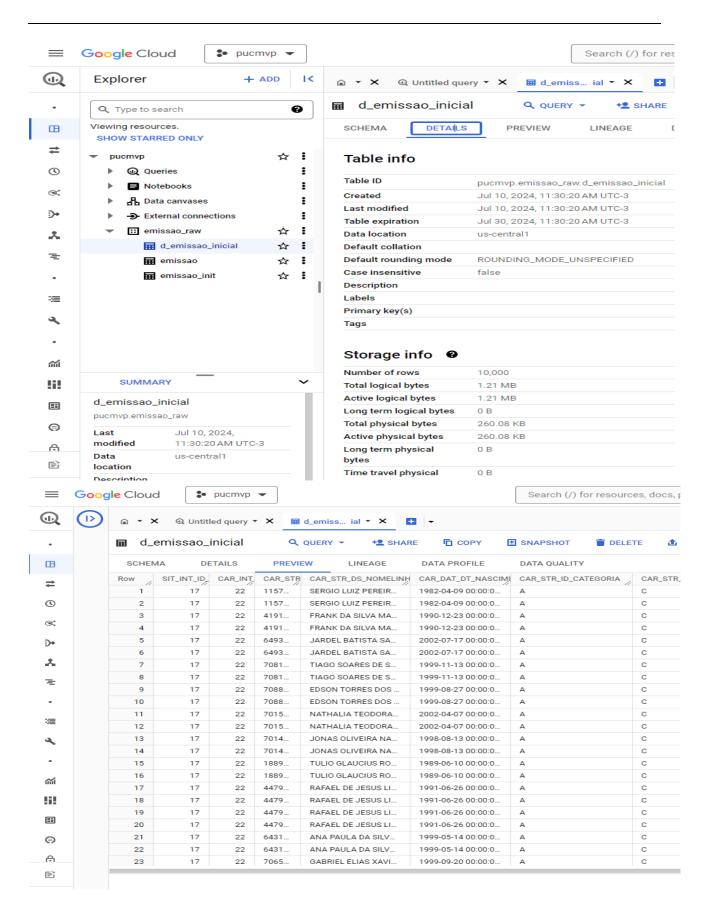




BigQuery Image

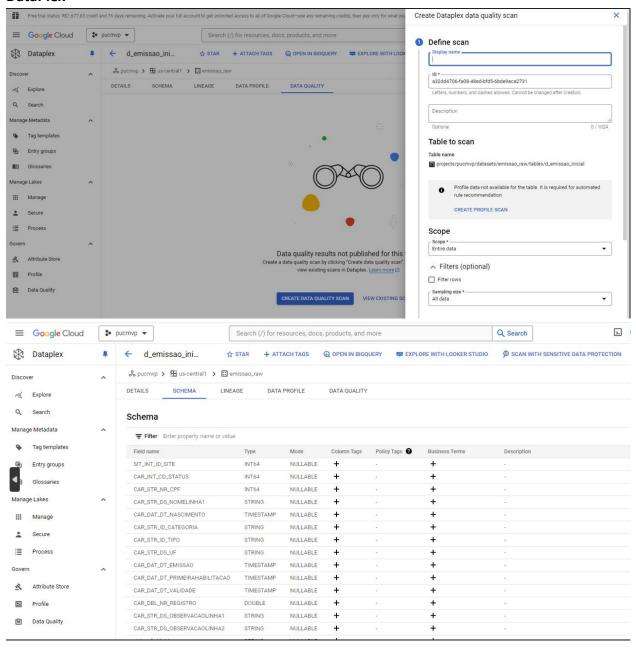






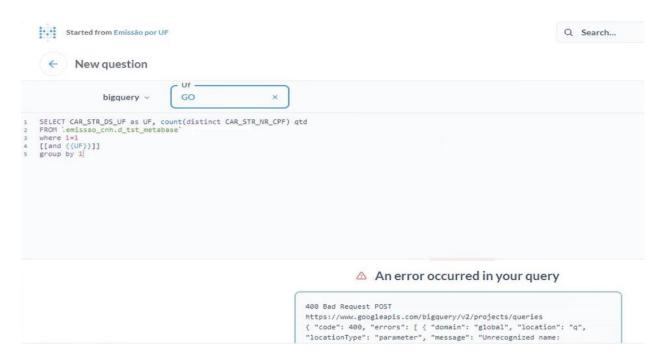


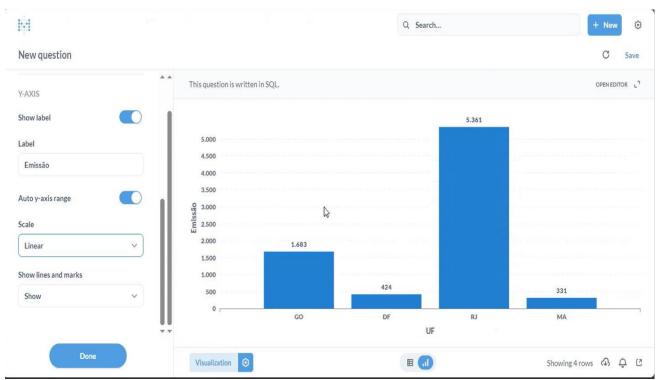
DataPlex





Metabase







Respostas

1- Total Emissão por UF

