# PONTIFÍCIA UNIVERSIDADE CATÓLICA DE MINAS GERAIS NÚCLEO DE EDUCAÇÃO A DISTÂNCIA

**Pós-graduação *Lato Sensu* em Engenharia de Dados**

# Gabriel Luis Rodrigues

**ANÁLISE DA PRÁTICA DE ATIVIDADE FÍSICA ENTRE ADULTOS BRASILEIROS NAS CAPITAIS**

Belo Horizonte 2023

# Gabriel Luis Rodrigues

**ANÁLISE DA PRÁTICA DE ATIVIDADE FÍSICA ENTRE ADULTOS BRASILEIROS NAS CAPITAIS**

Trabalho de Conclusão de Curso, apresentado ao Curso de Especialização em Engenharia de Dados como requisito parcial à obtenção do título de especialista.

Belo Horizonte 2023

# SUMÁRIO

1. [Introdução 4](#_bookmark0)
   1. [Contextualização 4](#_bookmark1)
   2. [O problema proposto](#_bookmark2) 5
2. [Coleta de Dados](#_bookmark3) 6

# [Ingestão/Processamento/Tratamento de Dados](#_bookmark4) 9

# [Orquestração de Dados](#_bookmark5) 13

# [Visualização de dados](#_bookmark6) 18

1. [Apresentação dos Resultados](#_bookmark7) 25
2. [Links](#_bookmark8) 26
3. Referências...........................................................................................................26

[APÊNDICE](#_bookmark9) 27

# Introdução

# Contextualização

A prática de atividade física é muito importante para o fortalecimento do corpo e também pode oferecer benefícios psicológicos, como promover a sensação de bem-estar. A redução dos níveis de atividade física e o aumento do tempo gasto em atividades sedentárias pode fazer com que a população desenvolva doenças cardiovasculares, respiratórias, metabólicas, musculoesqueléticas, câncer e depressão .

Por outro lado, a realização de atividade física é considerada como uma estratégia para a prevenção e gestão de doenças crônicas e ainda para a melhora da saúde mental, reduzindo o risco de depressão e deficiência cognitiva e melhorando e elevando a autoestima.

No Brasil, a inatividade física é responsável por 3% a 5% de todas as principais DCNT (Doenças crônicas não transmissíveis) e 5,31% de todas as causas de mortalidade, variando de 5,82% na região sudeste a 2,83% na região sul (Silva et al., 2017).

De acordo com a OMS, um em cada quatro adultos no mundo não atinge os níveis globais recomendados de atividade física, o que reflete nos cinco milhões de mortes por ano que poderiam ser evitadas se a população global fosse mais ativa (World Health Organization, 2018). O cumprimento ou não das recomendações sobre a prática da atividade física é uma variável investigada em diversos estudos e em diferentes países. Por exemplo, no Brasil, a taxa de sedentarismo aumentou desde 2002 em mais de 15%; e dados indicam que mais de 47% dos brasileiros em 2016 eram sedentários (Guthold, Stevens, Riley, & Bull, 2018).

A prática da atividade física é descrita como um dos principais fatores comportamentais de proteção das Doenças Crônicas, pela redução do risco de mortalidade por todas as causas, prevenção de doenças cardiovasculares (DCV) e diabetes,melhoria dos níveis de lipídios, redução da hipertensão e dos riscos de câncer de mama e cólon (Bull, Goenka, Lambert, & Pratt, 2017). De acordo com esses autores citados, ainda tem efeitos positivos na saúde mental, retarda o início da demência e pode ajudar na manutenção de um peso saudável.

# O problema proposto

Neste trabalho, será utilizado a Ingestão Transformação e Gravação de dados para uma Análise Exploratória, para extração de informações importantes das práticas de atividade física, com o objetivo de realizar uma análise e encontrar padrões para classificá-lo “SIM” ou “Não” para prática de atividade fisicas. Para isso, todos os atributos serão classificados com um grau de importância. Desta maneira, conseguimos analisar os resultados e utilizá-los em predições futuras.

Serão analisados, os dados de prática de atividade física, disponibilizados (VIGITEL) e IBGE. Os principais objetivos dessa análise são:

• Realizar uma análise nos dados das práticas de atividade física por capitais. Desta forma, auxiliaremos para ver qual atividade é mais praticada em determinada região e idade do praticante.

• Os dados que serão analisados, foram coletados do site da (VIGITEL) e IBGE. Foi necessário coletar algumas informações separadamente, são elas:

1. *Dataset das práticas de atividade física:* neste dataset são apresentadas informações sobre atividade física; contendo informações como: se o entrevistado pratica alguma atividade, tipo de atividade, altura e peso do entrevistado, tempo que se dedica a prática da atividade, região geográfica do entrevistado, bem como sua idade, gênero e escolaridade.
2. *Dataset dos valores Demográficos por Capital*: neste dataset é apresentado o valor demográfico da capital, como população estimada, sigla dos estados, renda per capita, escolaridade, IDH, região etcs...

• As análises realizadas, têm como objetivo encontrar padrões, métricas e tendências que auxiliarão no entendimento das bases trabalhadas. E assim, poderemos indicar quais características da atividade física praticada, gênero, tipo da prática e o tempo dedicado, para fins de entender quais são as atividades praticadas por região e o tempo da prática.

¹ <https://svs.aids.gov.br/download/Vigitel/>

² <https://cidades.ibge.gov.br/brasil/>

VIGITEL(Sistema de Vigilância de Fatores de Risco e Proteção para Doenças Crônicas por Inquérito Telefônico)

# Coleta de Dados

Para o tratamento do problema proposto, foram utilizados cinco *datasets* (conjunto de dados). O processo amostral utilizado no VIGITEL foi do tipo probabilístico e foi constituído por sorteio de 5.000 residências com linha telefônica fixa por cidade, seguido de sorteio de um morador com idade >18 anos por domicílio até se obter o número mínimo de 2.000 entrevistas por cidade. O número de entrevistas completas realizadas pelo VIGITEL a cada ano foi: 53.210 em 2018, 53.034 em 2019, 52.395 em 2020 e 52.443 entrevistas em 2021, totalizando 211.082 no período, extraídos em 20/09/2023 do repositório de dados Secretaria de Vigilância em Saúde. E o dataset sobre informações demográficas foi extraido do repositório do IBGE na data de 20/09/2023

Os quatros *dataset*, “Vigitel-2018-peso-rake.xls”, Vigitel-2019-peso-rake.xls”, Vigitel-2020-peso-rake.xls”,e Vigitel-2021-peso-rake.xls” disponível em <https://svs.aids.gov.br/download/Vigitel/>, traz as informações sobre a prática de atividade física. Os primeiros quatro datasets possuem os seguintes campos conforne tabela a seguir. Usaremos um dicionário de dados(Dicionario-de-dados-Vigitel.xls) para entender o que cada campo representa no dataset e assim renomeamos para os campos abaixo:

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| **Variável** | **Tipo** | **Descrição** |
| Idade | Numérico | Idade do entrevistado |
| Sexo | Texto | Masculino ou Feminino |
| Grau\_escolaridade | Texto | Grau escolaridade: curso primário  Admissão, curso ginasial ou ginásio,1º grau ou fundamental ou supletivo de 1º grau  2º grau ou colégio ou técnico ou normal ou científico científico ou ensino médio ou supletivo de 2º grau,3º grau ou curso superior  pós-graduação (especialização, mestrado, doutorado),nunca estudou, não sabe e não quis responder |
| Peso | Numérico | Peso do entrevistado |
| Altura | Numérico | Altura do entrevistado |
| Prática\_exercício | Texto | Sim ou Não |
| Tipo\_exercício | Texto | Tipo da Atividade:  caminhada (não vale deslocamento para trabalho),caminhada em esteira, corrida (cooper), corrida em esteira  musculação, ginástica aeróbica (spinning, step, jump), hidroginástica, ginástica em geral (alongamento, pilates, ioga), natação, artes marciais e luta (jiu-jitsu, karatê, judô, boxe, muay thai, capoeira), bicicleta (inclui ergométrica), futebol/futsal, basquetebol, voleibol/futevolei  tênis, dança (balé, dança de salão, dança do ventre) e outros. |
| Pratica\_exercicio\_1\_vez\_na\_semana | Texto | Sim ou Não |
| Frequencia\_exercicio | Texto | Quantidade de vezes praticadas durante a semana:1 a 2 dias por semana,3 a 4 dias por semana,5 a 6 dias por semana e  todos os dias ( inclusive sábado e domingo). |
| Duracao\_exercicio | Texto | Tempo da pratica da atividade:  menos que 10 minutos, entre 10 e 19 minutos,  entre 20 e 29 minutos, entre 30 e 39 minutos,  entre 40 e 49 minutos, entre 50 e 59 minutos e  60 minutos ou mais |
| Cidade | Texto | Nome das capitais da pesquisa |
| Ano | Inteiro | Ano da pesquisa |
| Ordem | Inteiro | Ordem que a pesquisa foi registrada posição dos entrevistaso inseridos na tabela. |
| Civil | Texto | Estado conjugal atual se a pessoa é: solteiro, casado legalmente, tem união estável há mais de seis meses, viúvo, separado ou divorciado e não quis informar |

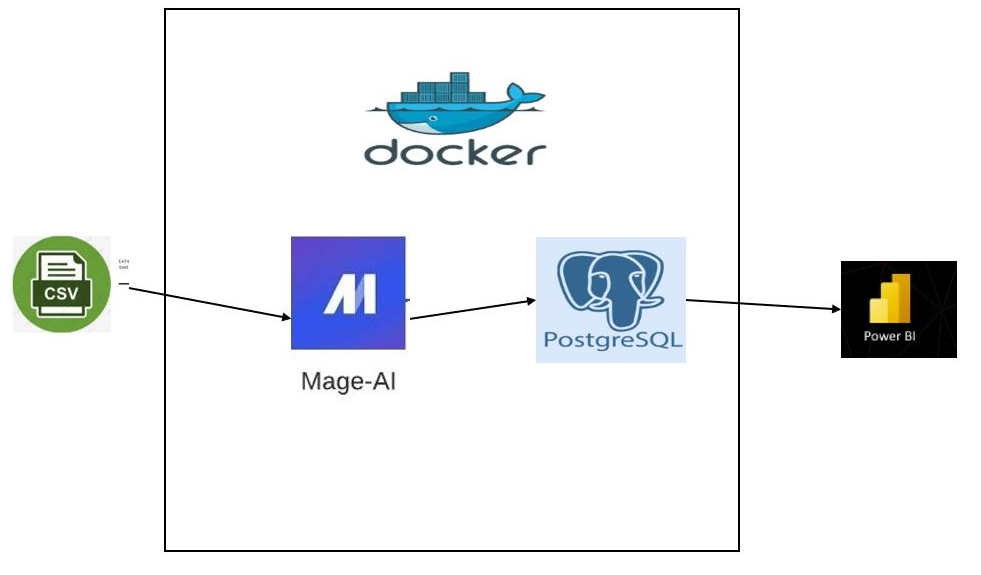
O segundo *dataset*, foi renomeado o arquivo para “Capitais\_Senso.xls”, disponível em :https://www.ibge.gov.br/exportacao/08ab48cf20f15702bf692cf118ed6c3f.xls?167, traz a informações das capitais como região, renda per capita, nome do estado sigla do estado, numero de habitantes estimada, ano pesquisa, IDH entre outras informações,vamos usar os seguintes campos:

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| **Variável** | **Tipo** | **Descrição** |
| Cidade | Numérico | Código da Cidade |
| UF | Texto | AC,AL,AP,AM,BA,CE,DF,ES,GO,MA,MT,MS,MG,PA,PB,PR,PE,PI,RJ,RN,RS,RO,RR,SC,SP,SE,TO |
| Capital | Texto | Nome da Capital:Rio Branco, Maceió, Macapá, Manaus, Salvador, Fortaleza, Brasília, Vitória, Goiânia, São Luís,Cuiabá, Campo Grande, Belo Horizonte, Belém,João Pessoa,Curitiba, Recife,Teresina, Rio de Janeiro, Natal,Porto Alegre, Porto Velho, Boa Vista, Florianópolis, São Paulo, Aracaju, Palmas |
| Populacao estimada - pessoas [2021] | Numérico | Quantidade da população estimada |
| Pib per capita | Numérico | Produto Interno Bruto da capitais |
| Regiao | Texto | Regiões do Brasil :Norte, Sul, Sudeste, Centro-Oeste e Nordeste |
| Ano | Numérico | Ano da pesquisa |
| Salario\_medio\_mensal | Numérico | Salário médio mensal dos trabalhadores formais [2019] |
| PIB | Numérico | Produto Interno Bruto por capital valor |

# Ingestão/Processamento/Tratamento de Dados

Nessa seção será apresentado todas as ferramentas e bibliotecas utilizadas para o carregamento, processamento e o tratamento dos dados. Como ferramenta para desenvolvimento usaremos o Docker versão 4.15.0 , PostgreSQL versão 15.4, Mage versão 0.9.30 e Power BI versão 2.121.942.0. Na figura 1 temos o esboço do pipeline de dados que vamos criar.

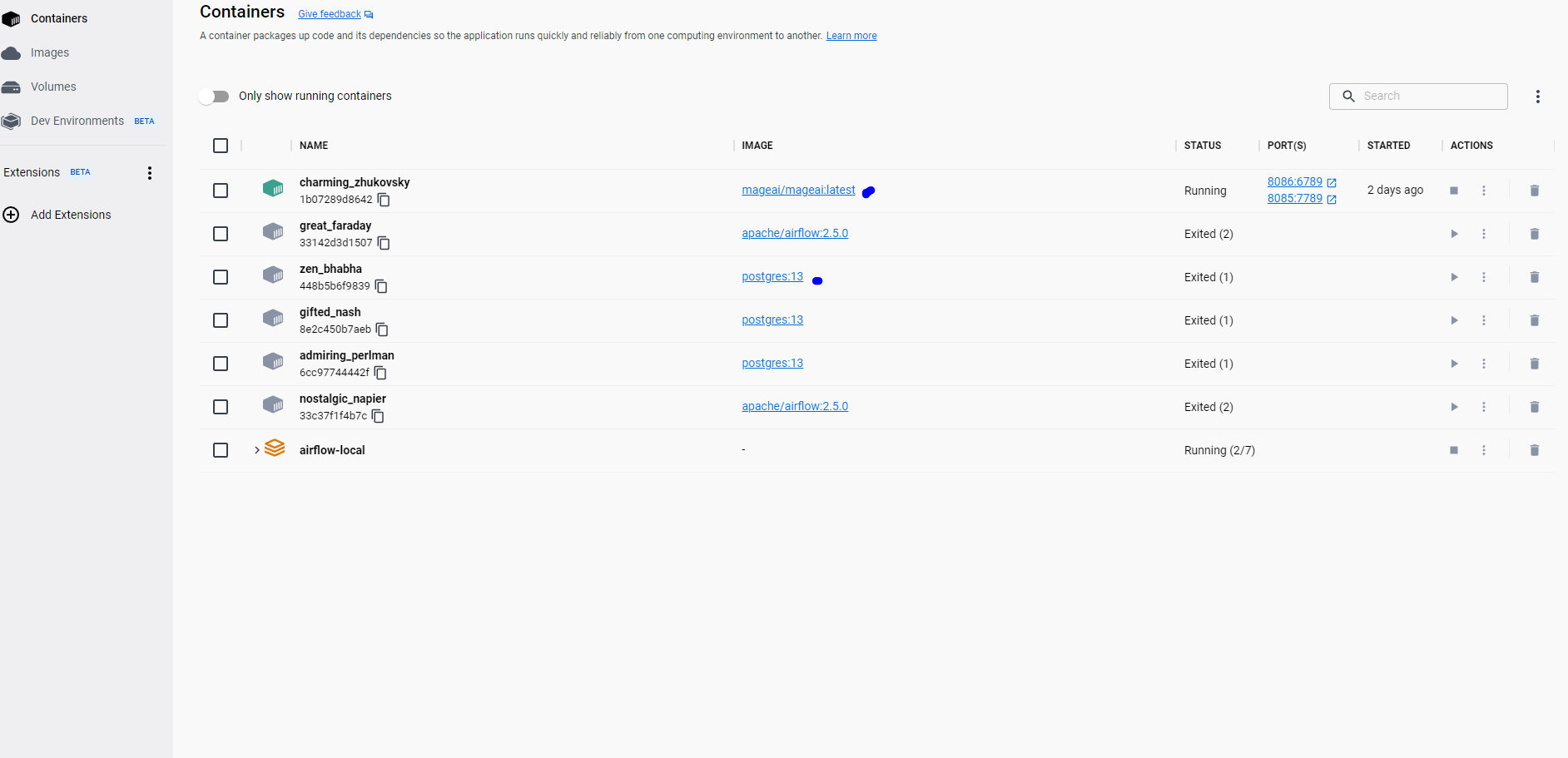
**Figura 1**: Screenshot do arquitetura do pipeline de dados



Fonte: Autor

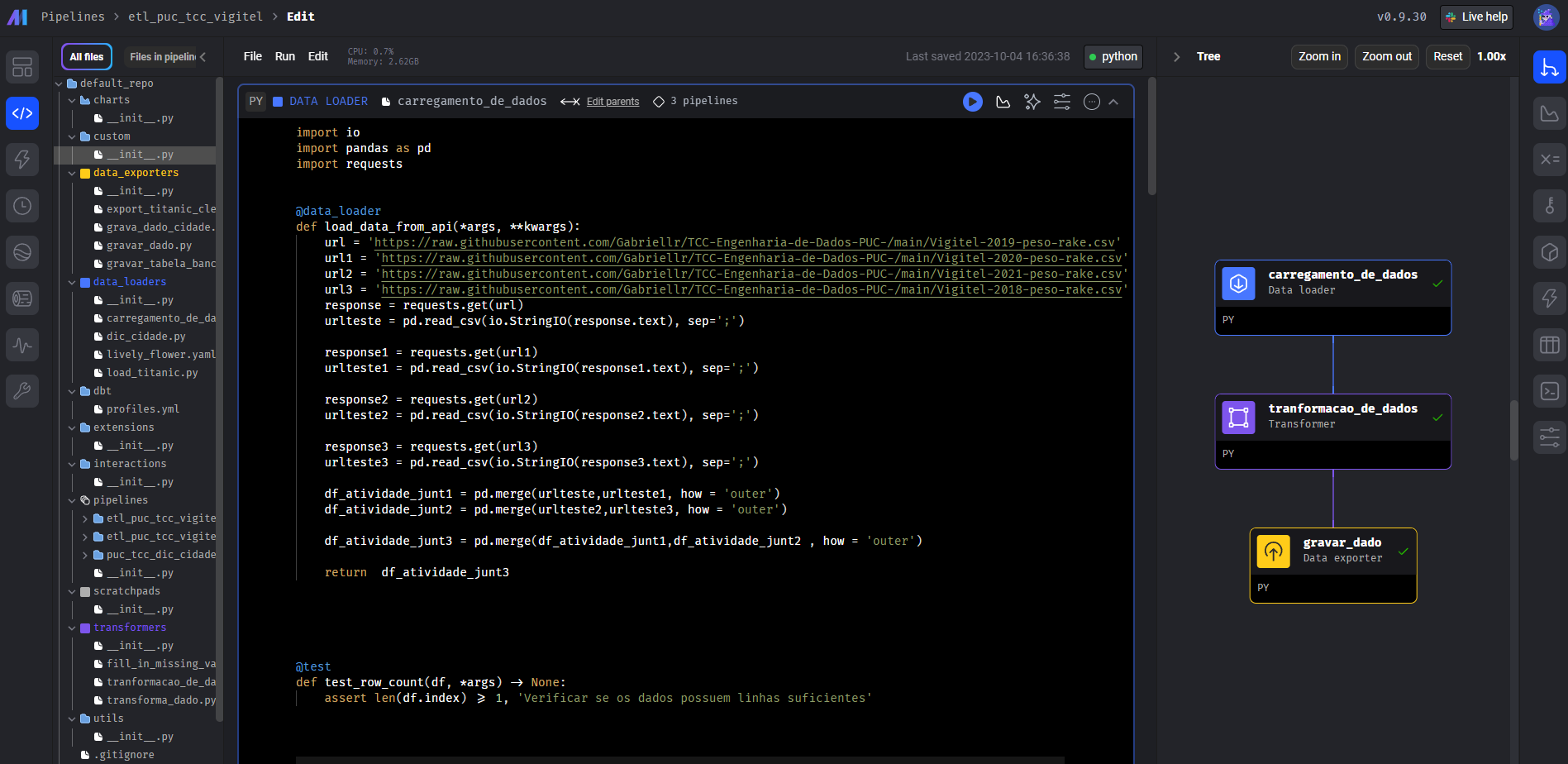
Foi escolhido o Docker para criação dos containers do Mage-AI para ingestão, processamento e tratamento dos dados(orquestração) e também o PostgreSQL para o armazenamento dos dados. Desta forma para a visualização dos dados usaremos a ferramenta Power BI. Utilizamos o Docker (figura 2) para gerir os containers.

**Figura 2**: Screenshot do Docker



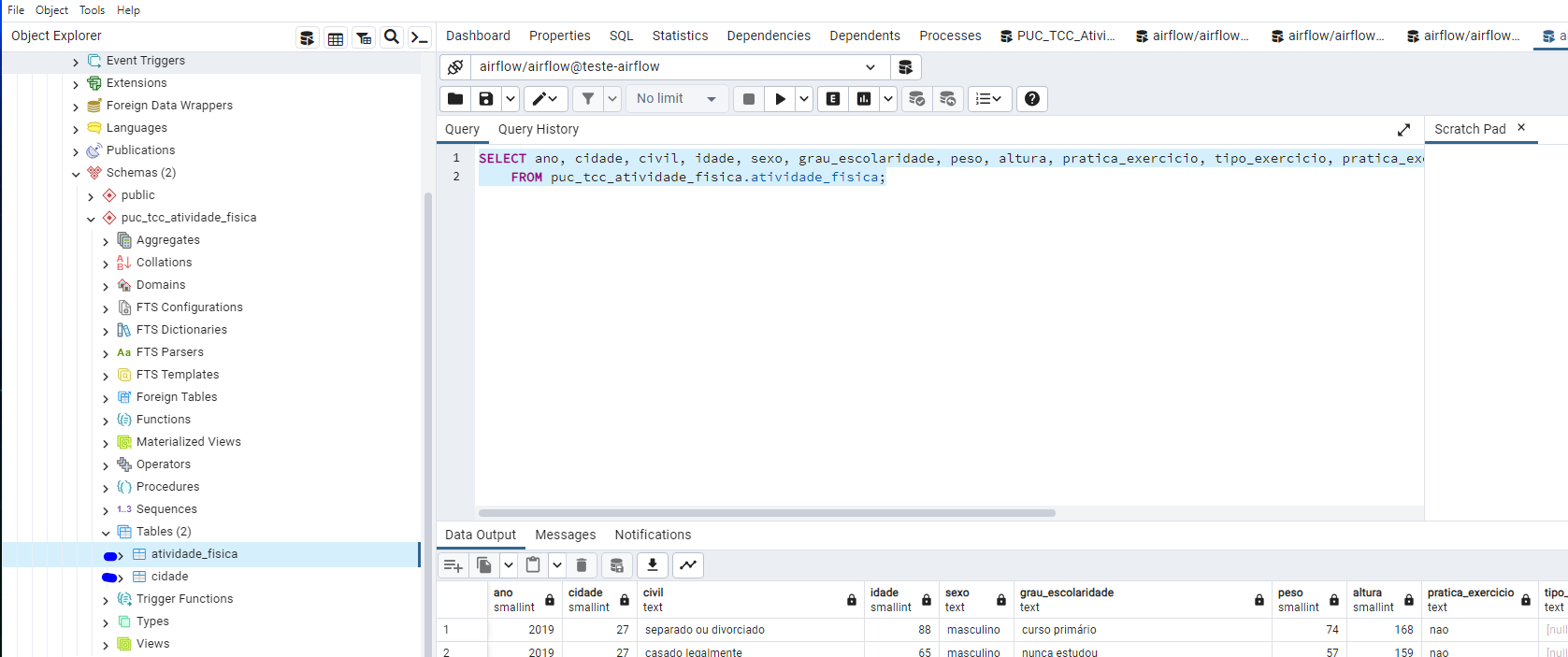
Fonte:Autor

**Figura 3**: Screenshot do Mage-AI



Fonte:Autor

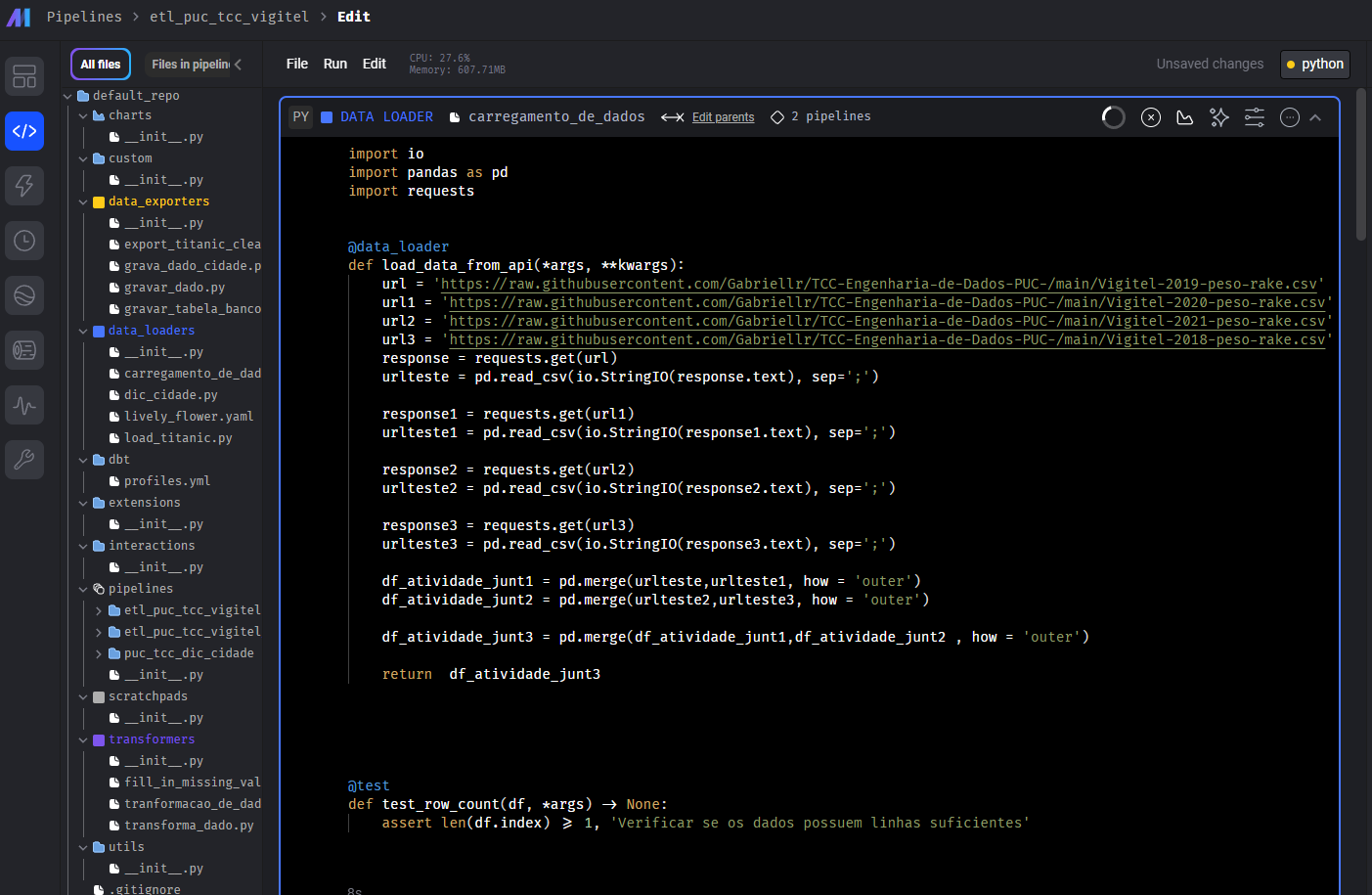
**Figura 4**: Screenshot do PostegreSQL(Browse pgAdmin4)



Fonte:Autor

O *Mage-IA possui*  o ambiente instalado e configurado no Docker com o python 3 (versão utilizada no projeto) incluso no pacote do pandas.

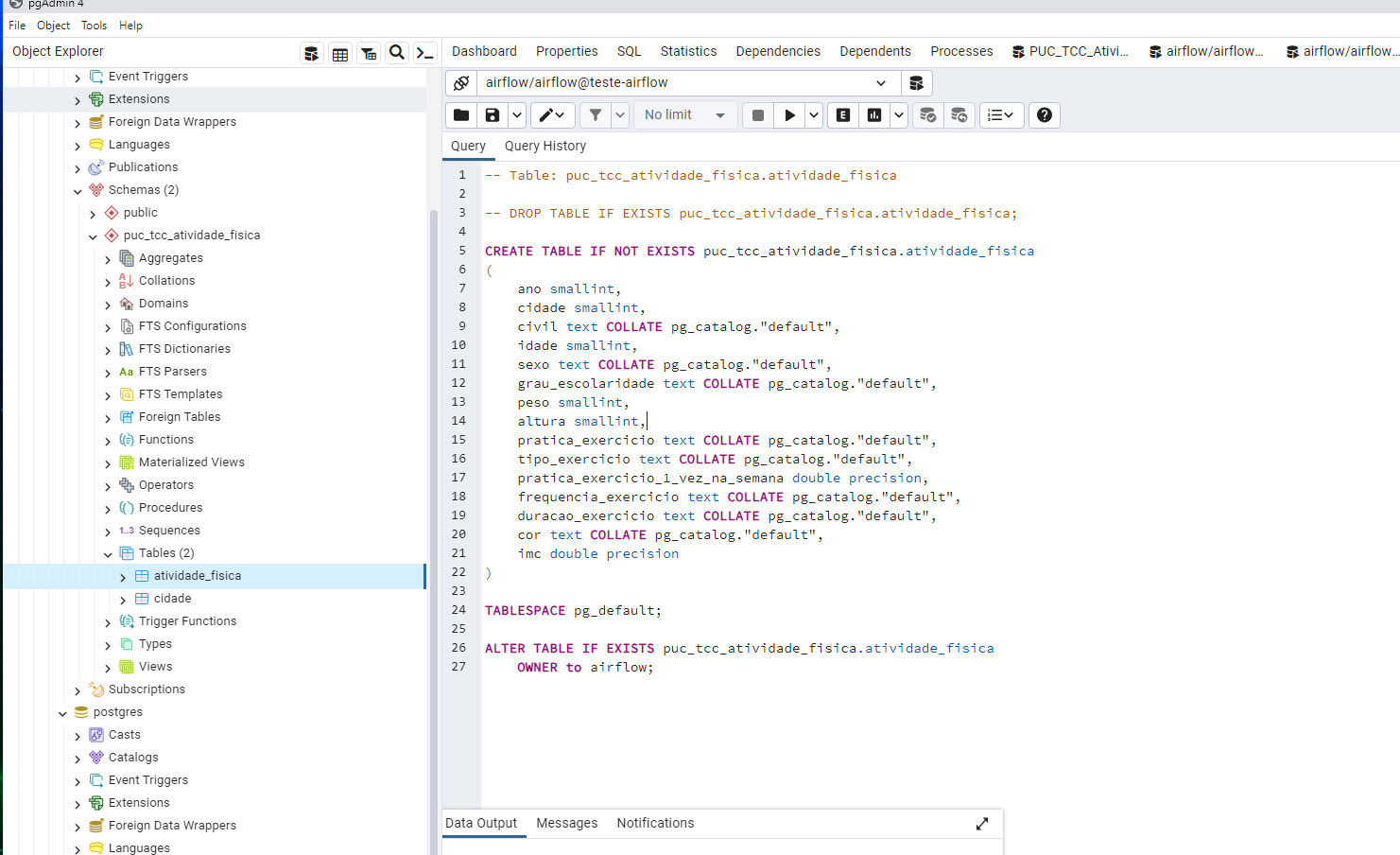
Para realizar a ingestão e o processamento e o tratamento dos dados, foi necessário importar algumas bibliotecas conforme a figura abaixo.

**Figura 5**: Screenshot importação das bibliotecas.

Fonte: Autor

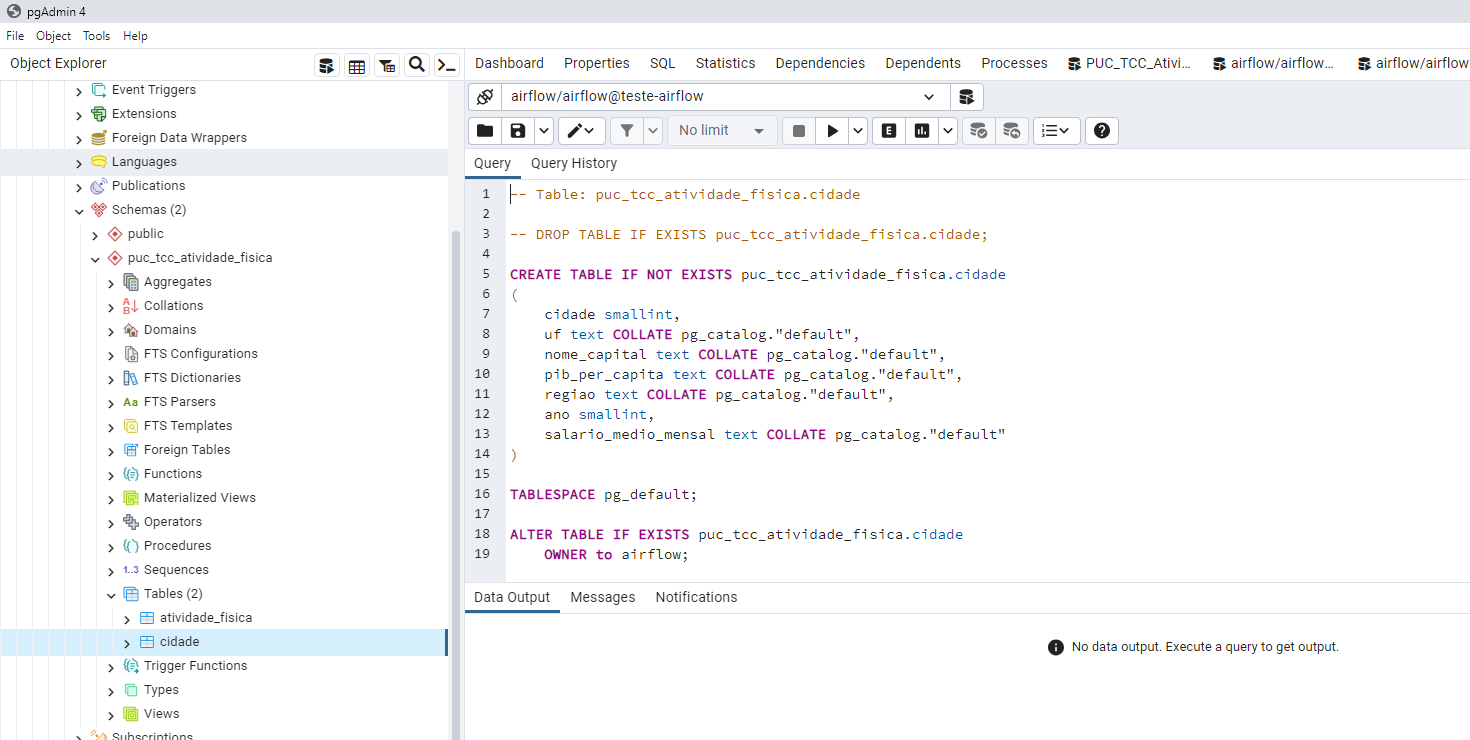
Em seguida, foi criado duas tabelas(Cidade e Atividade\_Fisica) no PostgreSQL para amarzenamento dos dados conforme imagem 6 e 7 abaixo.

**Figura 6**: Screenshot Script da tabela(Atividade Física) criada no PostgreSql.



Fonte: Autor

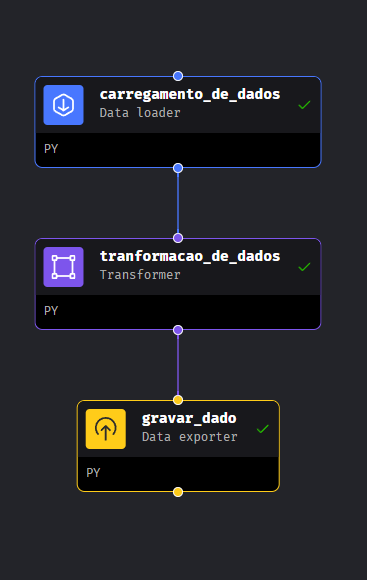
**Figura 7**: Screenshot Script da tabela(Cidade) criada no PostgreSql.



Fonte:Autor

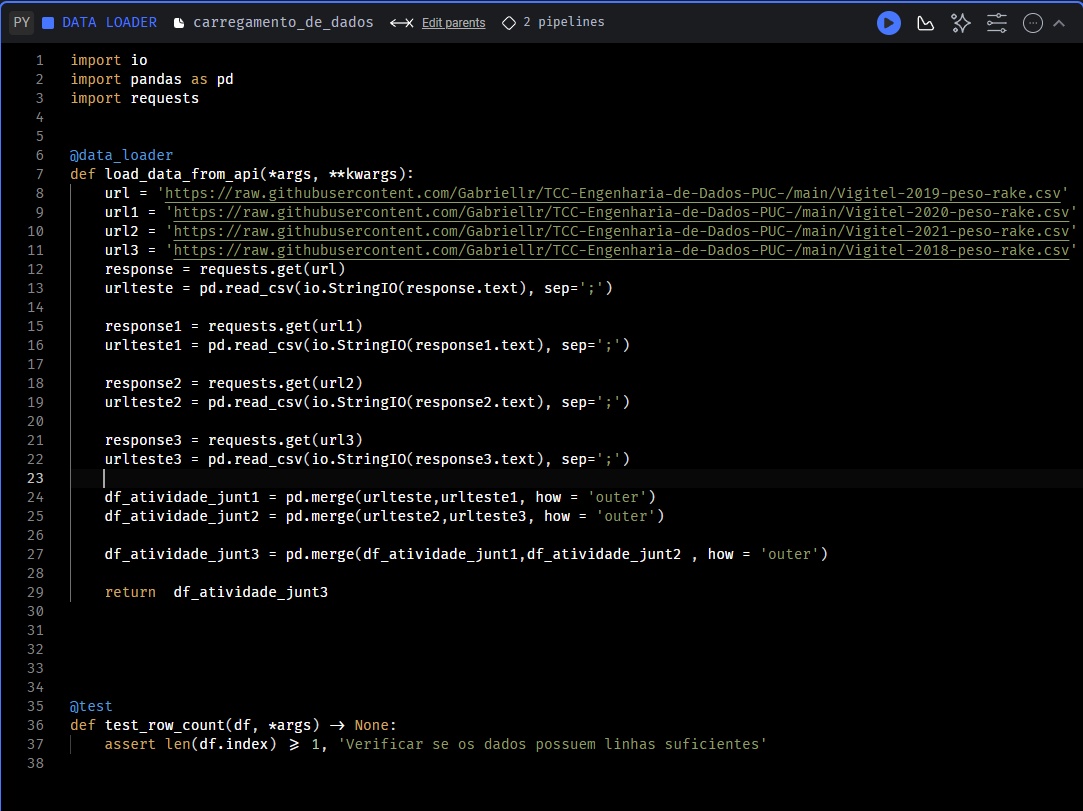
# Orquestração de Dados

Para a realização da orquestração de dados iremos utilizar a ferramenta Mage-IA que irá coletar, transformar e gravar os dados em um banco de dados. Para coletar iremos buscar os dados através de alguns arquivos csv. Conforme imagem abaixo.

**Figura 08**: Screenshot – Fluxograma da orquestração Mage-IA 

Fonte: Autor

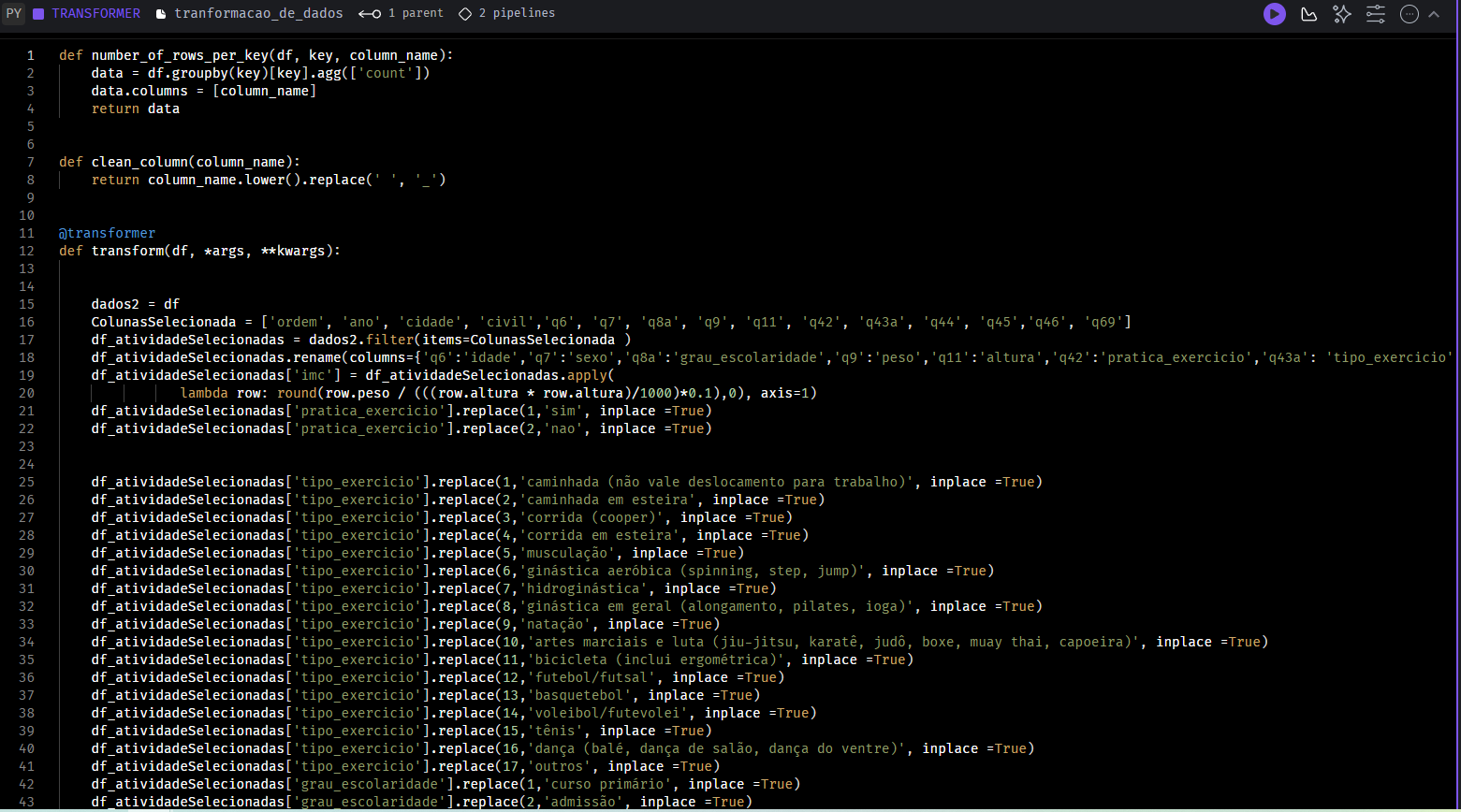
**Figura 9**: Screenshot – Código coleta de dados Mage-IA



Fonte: Autor

Nessa etapa de transformação e limpeza de dados iremos usar o Python para fazer a limpeza e tratamento de dados para que possamos remover alguns dados que não são necessário para análise futura. Dentro do Mage-AI tem a possibilidade de usar diversas linguagem para tratamento de dados. Conforme a imagem abaixo podemos observar esse tratamento.

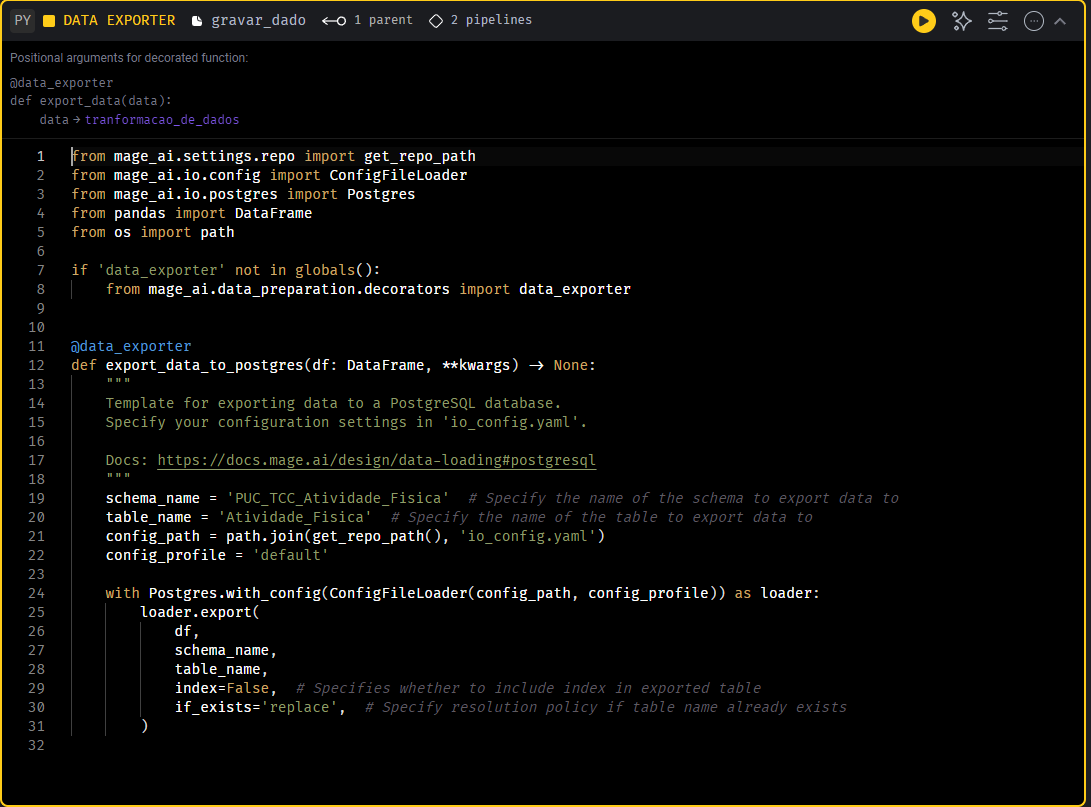
**Figura 10**: Screenshot – Codigo Tranformação de dados Mage-IA



Fonte: Autor

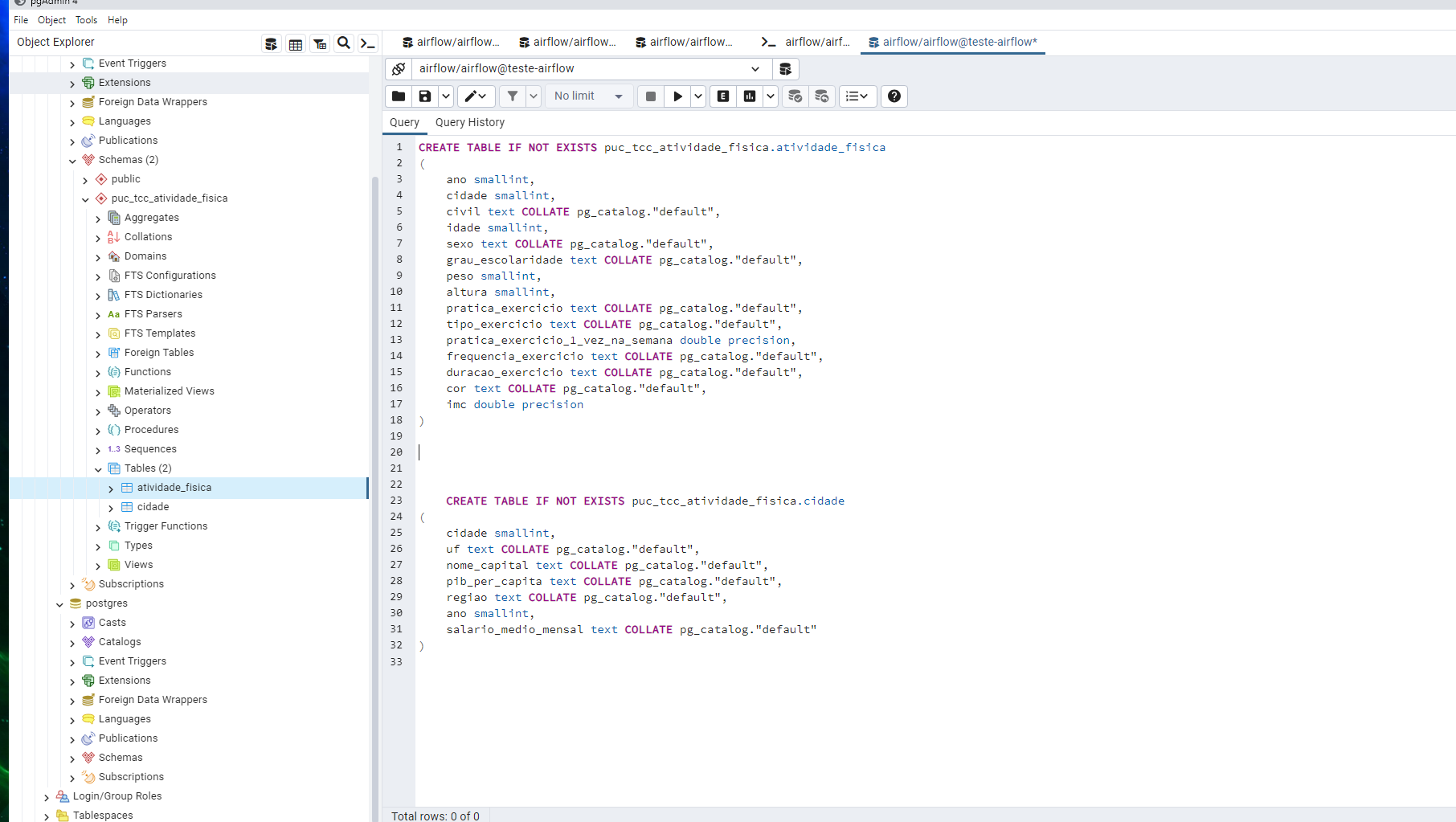
Na etapa de gravação iremos utilizar o PostgreSQL para armazenar o dados tratados iremos criar duas tabelas para que esse dado seja armazenados. Vamos utilizar uma etapa do Mage-IA para a gravação dos dados conforme imagem abaixo.

**Figura 11**: Screenshot – Código Gravação de dados Mage-IA



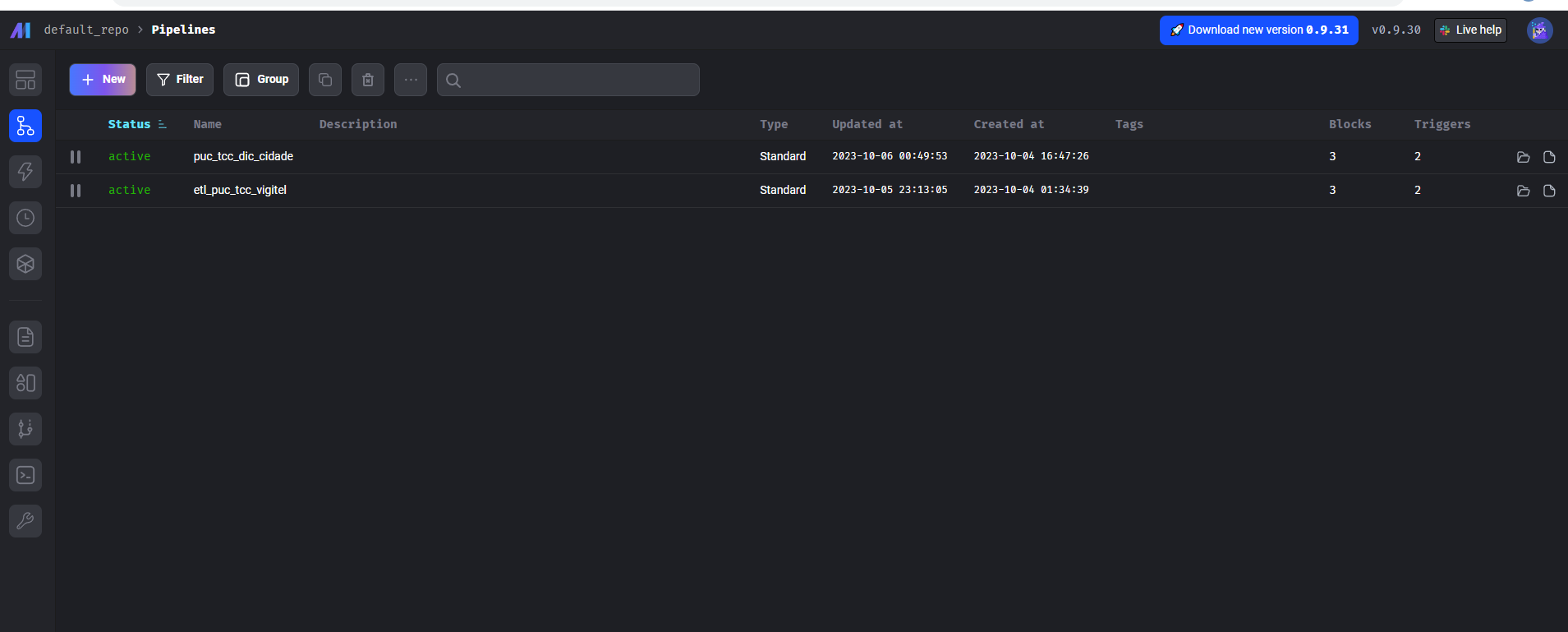
Fonte: Autor

**Figura 12**: Screenshot – Codigo Criação das tabelas PostgreSql



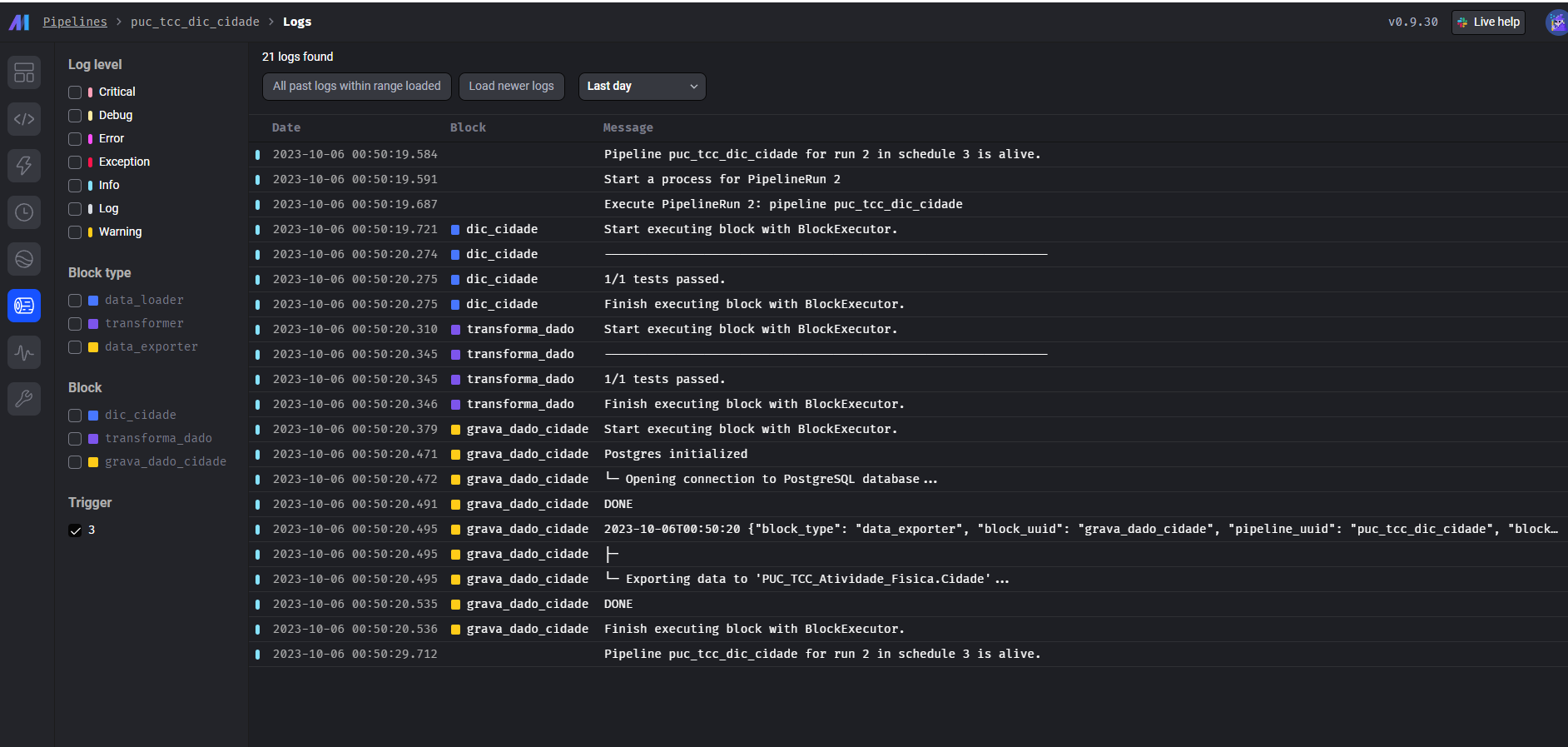
Fonte: Autor

**Figura 13**: Screenshot – Orquestração usando Mage-IA



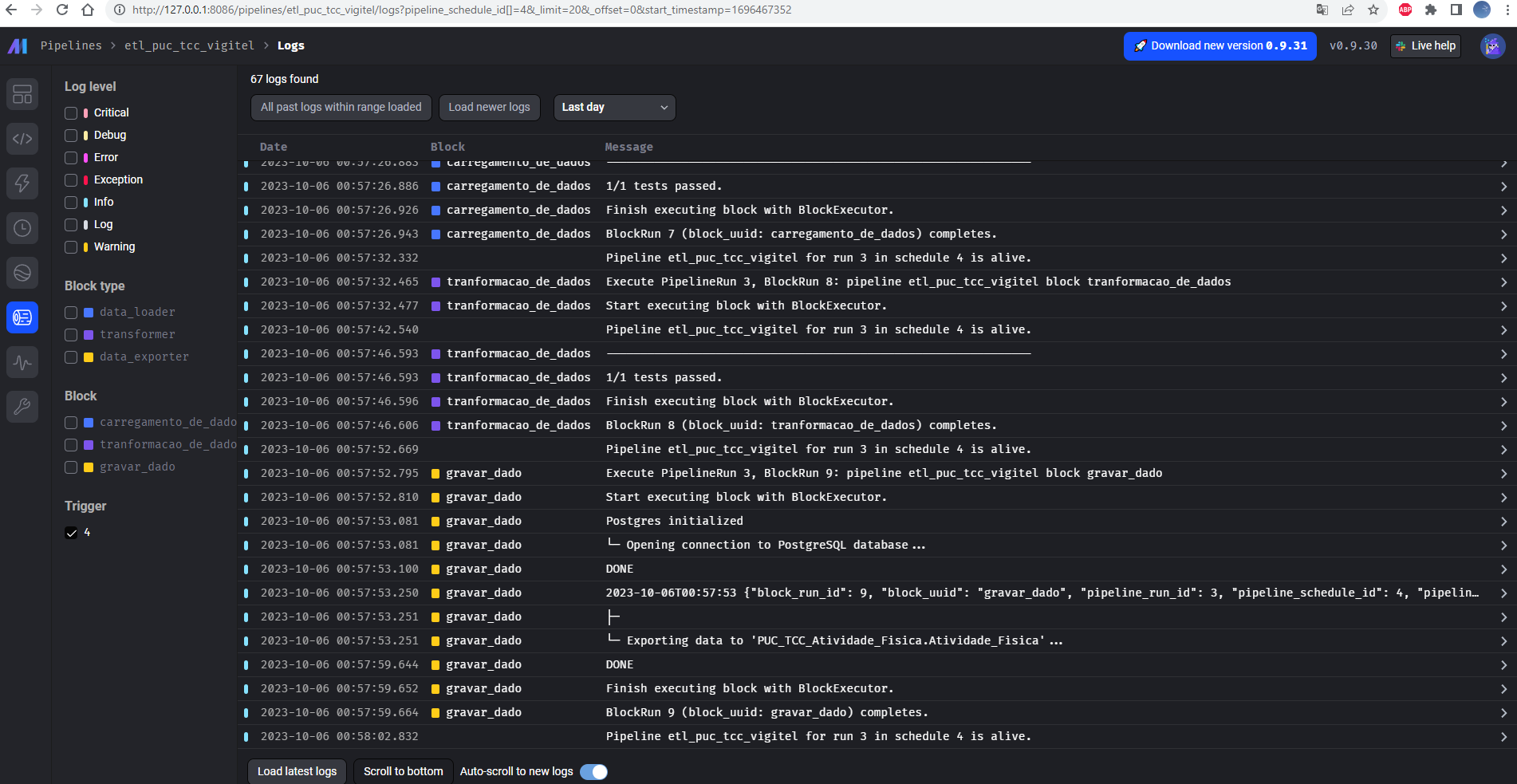
Fonte:Autor

**Figura 14**: Screenshot – Fluxo execução pipeline Cidade



Fonte: Autor

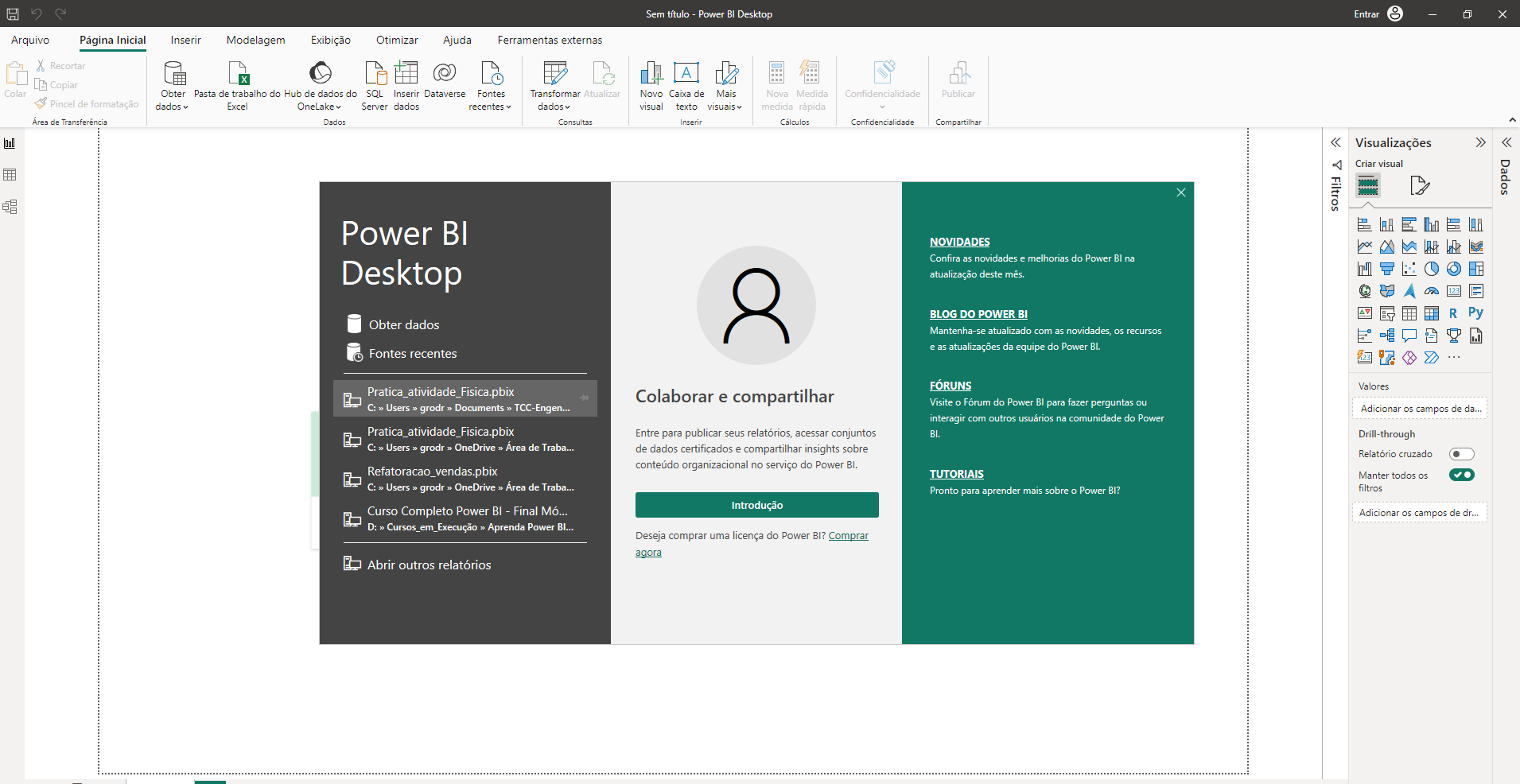
**Figura 15**: Screenshot – Fluxo execução pipeline Atividade Física



Fonte: Autor

# Visualização de dados

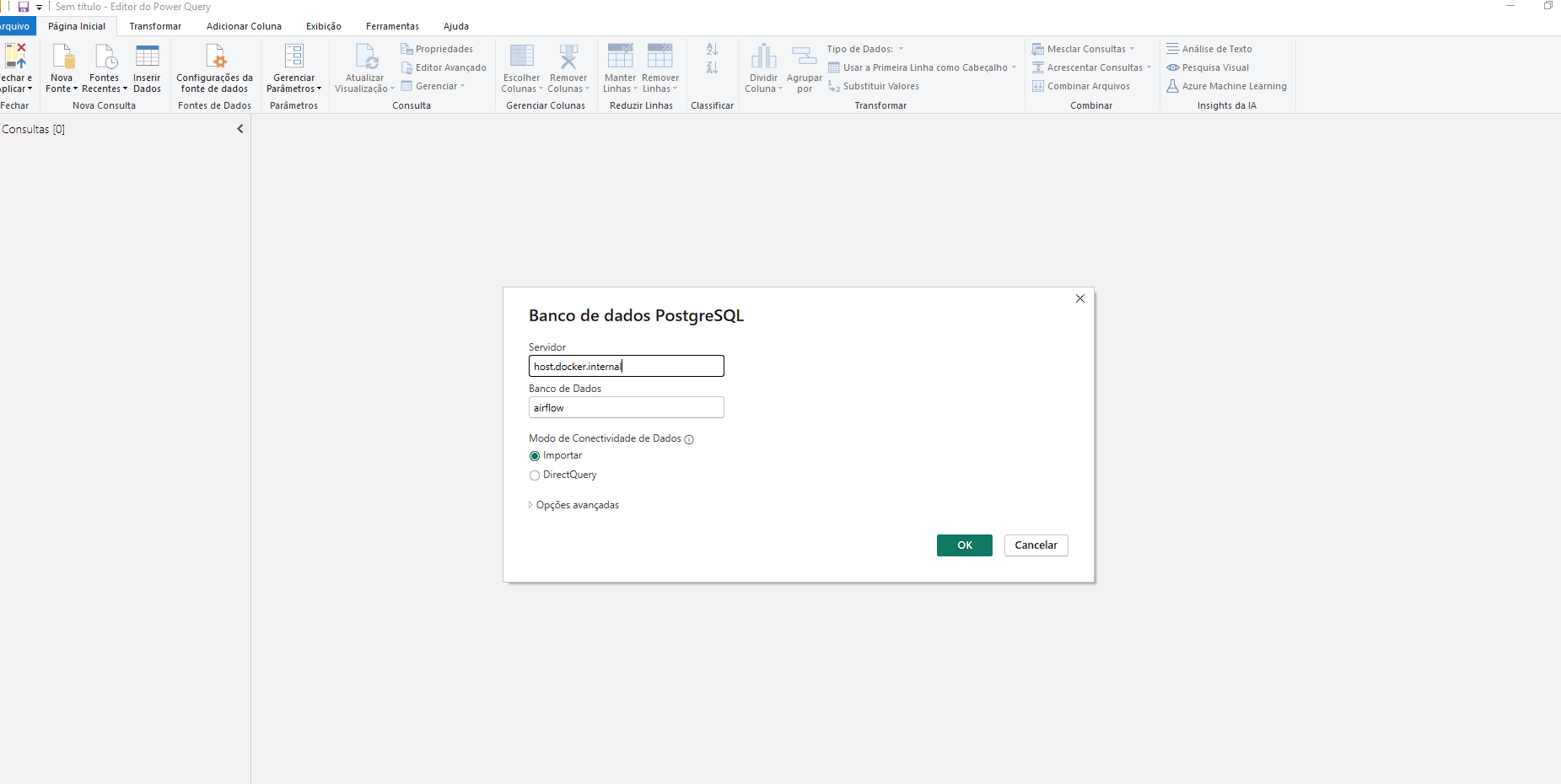
Após a criação da orquestração de dados vamos criar a visualização dos dados para isso iremos utilizar a ferramenta Power BI Desktop. Conforme imagem abaixo.

**Figura 16**: Screenshot – Fluxo execução pipeline Cidade

Fonte: Autor

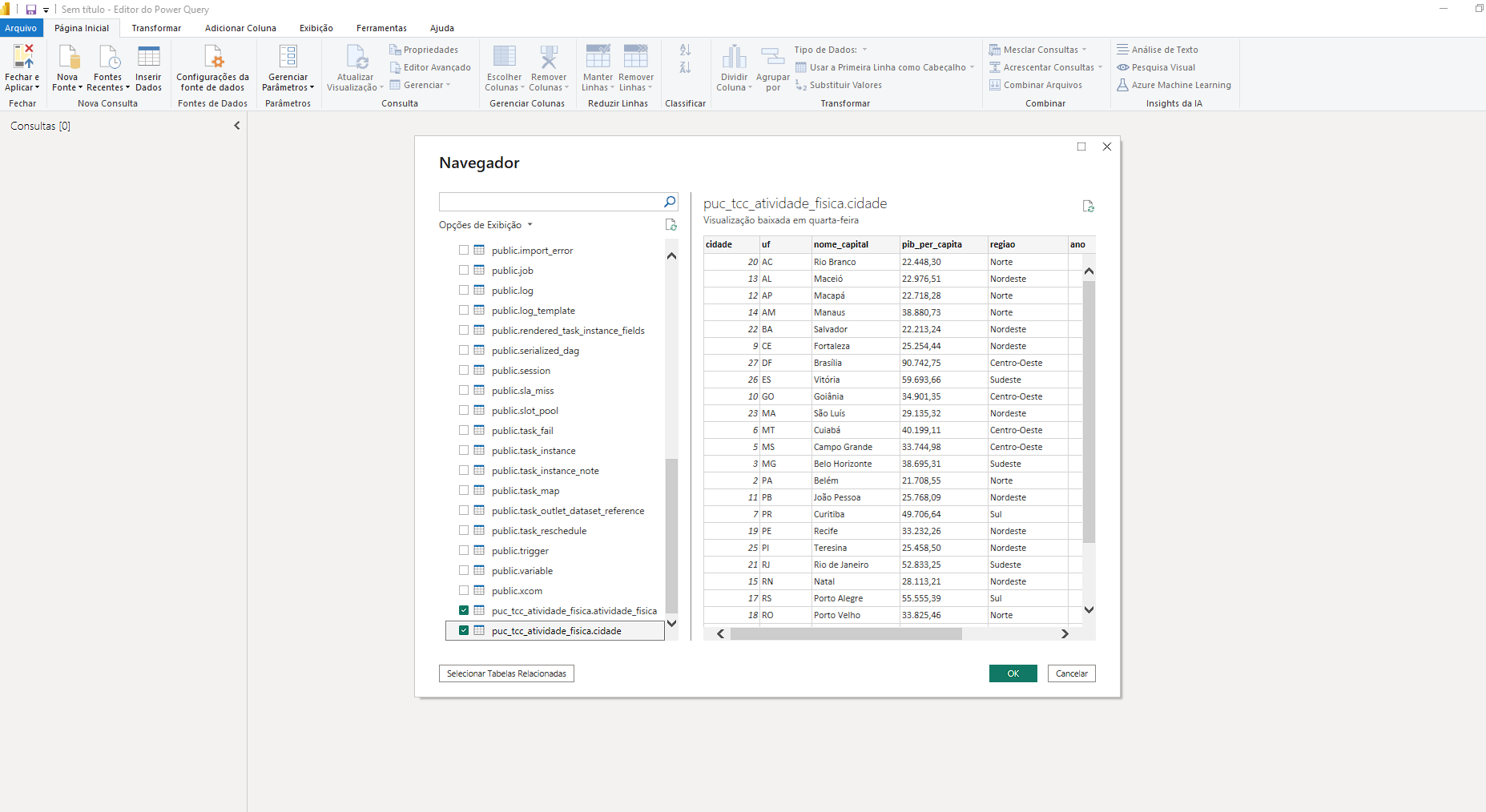
Iremos importar os dados que foram gravados no PostgreSql usando utilizado a ferramenta Power através de uma String de conexão conectado no host local onde foi criado o banco de dados. Conforme imagem abaixo.

**Figura 17**: Screenshot – String conexão Power Bi PostgreSql

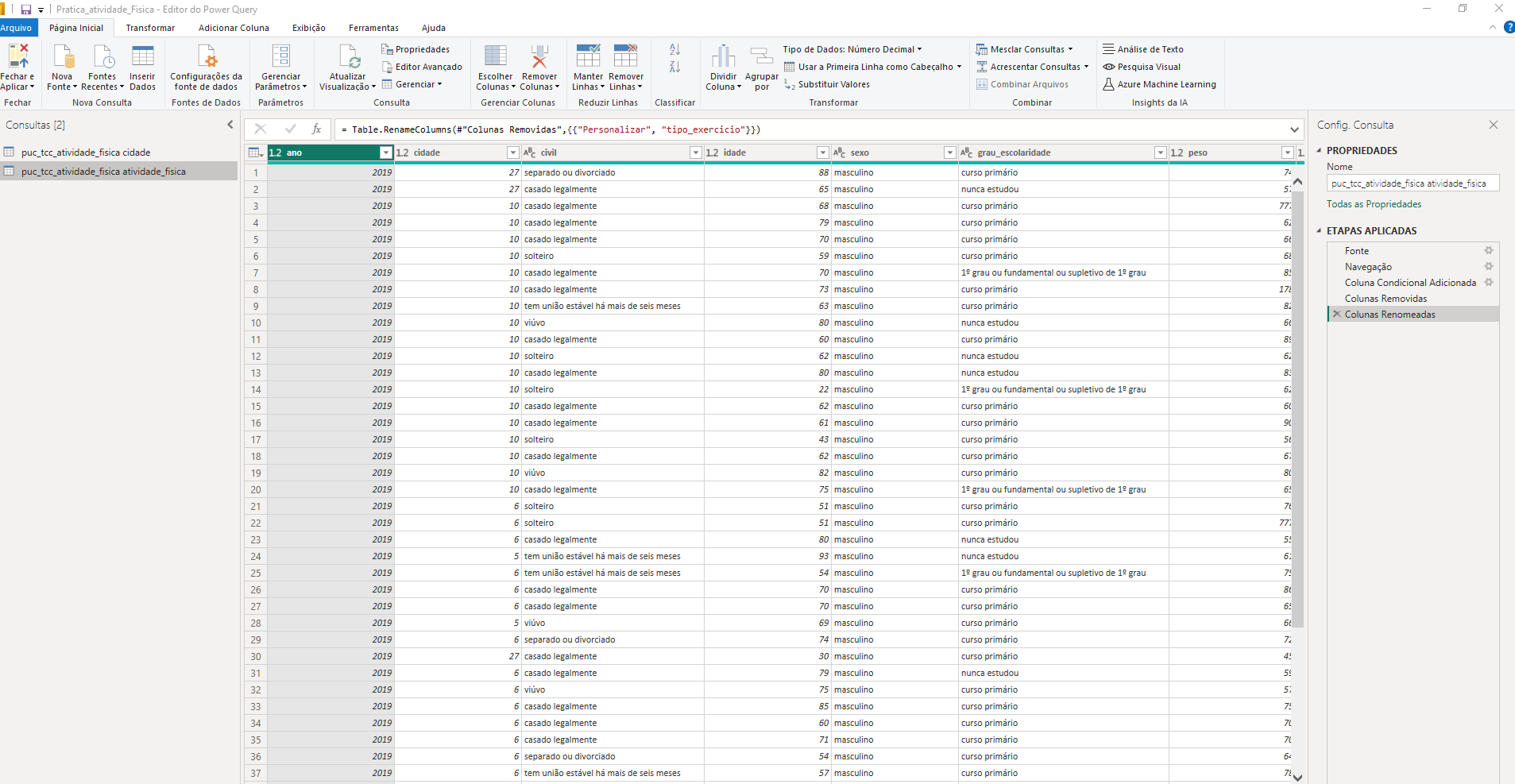


Fonte: Autor

**Figura 18**: Screenshot – Seleção das tabelas que serão usadas

Fonte: Autor

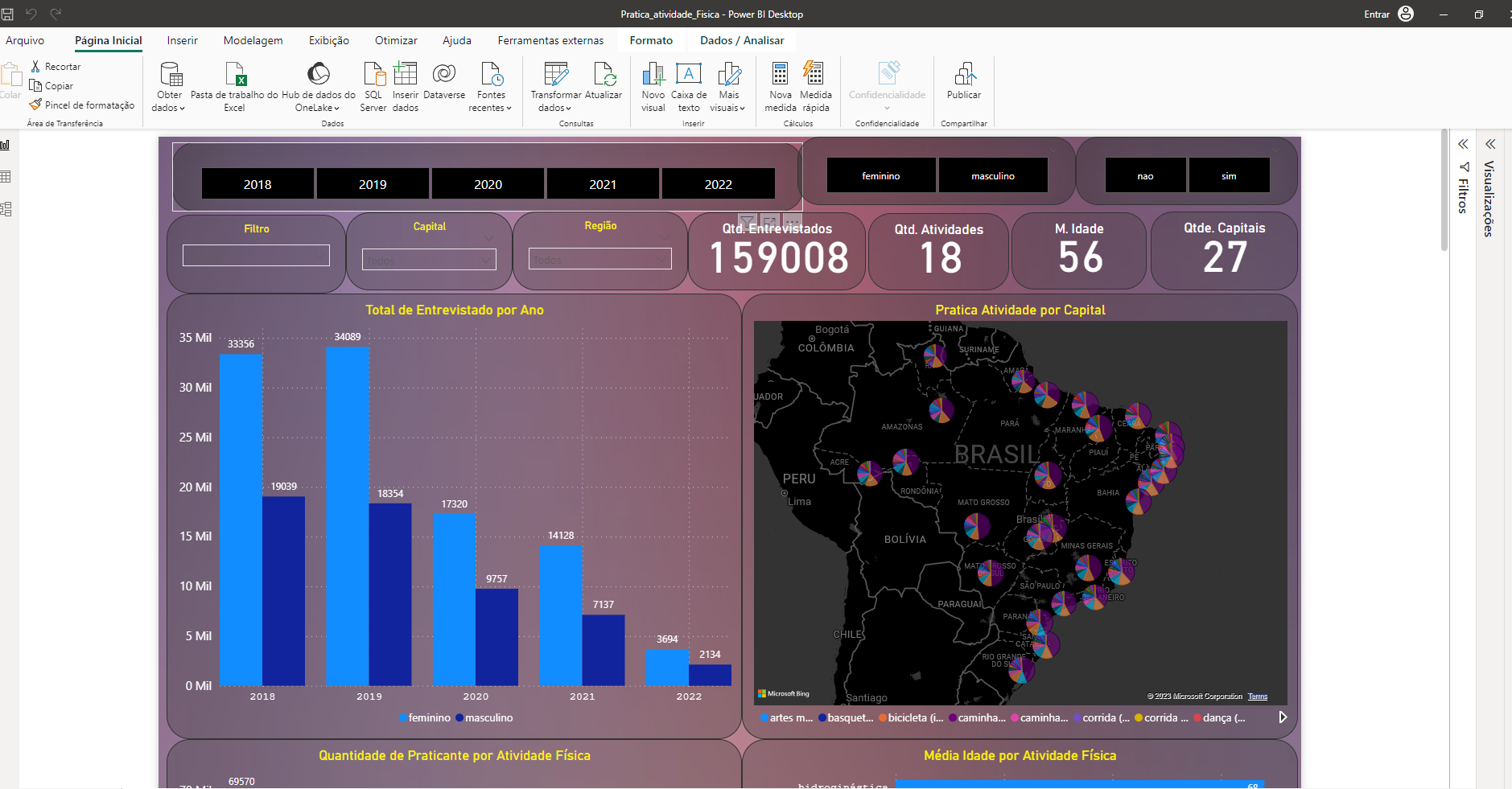
Depois de importados os dados para dentro do Power BI, iremos fazer alguns ajustes para melhor a compreensão. Conforme imagem abaixo.

**Figura 18**: Screenshot – Tratamento dados Power Query

Fonte: Autor

Nesse Dashboard foram criados alguns filtros por exemplo filtro de “Datas”,”Capital”,”Região” e ”Pratica atividade Sim ou Não”. Criamos alguns painel para indicar o número de entrevistados a quantidade de capitais que foram feitas as entrevistas, criamos também vários painéis para que possamos analisar melhor esse dados conforme figura abaixo.

**Figura 19**: Screenshot – Dashboard gerado Power BI



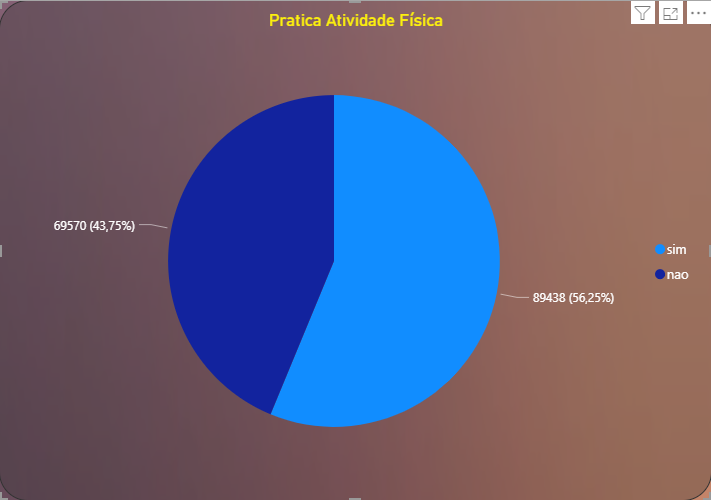
Fonte: Autor

Inicialmente, será feita a análise dos dados da tabela “atividade\_fisica” de maneira individual para cada ano e, em seguida, as junções necessárias para continuação dos estudos. Portanto, as análises serão iniciadas pela tabela “atividade\_fisica”que traz as informações sobre a entrevistas realizadas para identificar o número de praticante de atividade física.

Como um dos objetivos é avaliar a discrepância de característica entre os praticantes de atividade física com os não praticantes, usaremos um Data Frame contendo dados para o ano de 2018, 2019, 2020, 2021 e 2022 e depois vamos fazer uma análise descritiva mais profunda para tentar identificar alguns padrões.

Podemos verificar que mais da metade dos entrevistados praticam atividades físicas, sendo 89.438(56,25%) praticante de algum tipo de atividade física e 69.570(43,75%) que não praticam nenhum tipo de atividade. Para gerar os gráficos com seus títulos e porcentagens foram utilizados os comandos na Figura abaixo:

**Figura 20**: Screenshot – Pratica Sim ou Não



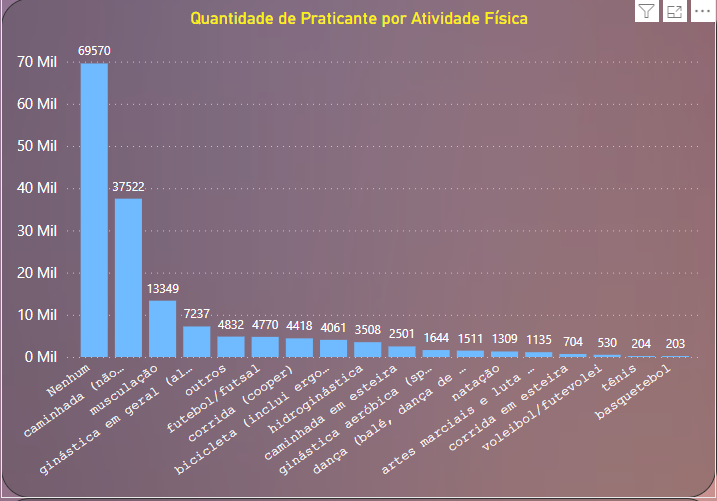
Fonte: Autor

Analisando os gráficos pode-se perceber que o número de entrevistados de cada gênero já é proporcional a quantidade de praticante de atividade física. Apesar dos praticantes do sexo masculino serem a porcentagem de 43,75%, o percentual de entrevistados desse mesmo gênero é de 40,6% que são praticantes de atividade fisica, e 56,25% total de entrevistados do sexo feminino, sendo 59,94% praticantes de atividades fisica. Podemos observar na Figura abaixo.

**Figura 21**: Screenshot – Gênero

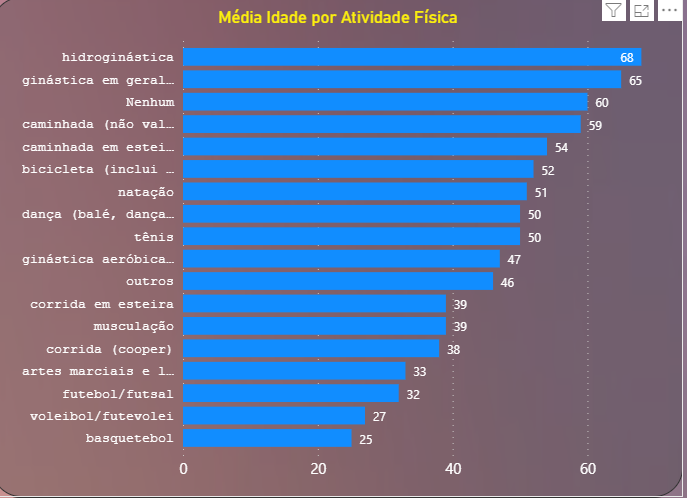


Fonte: Autor

**Figura 22**: Screenshot – Modalidade Atividade Física

Fonte: Autor

**Figura 22**: Screenshot – Média Idade Praticante de Atividade Fisica



Fonte: Autor

**Figura 23**: Screenshot – Entrevistados total agrupados por cor.



Fonte: Autor

**Figura 24**: Screenshot – Frequencia Atividade Física.



Fonte: Autor

**Figura 25**: Screenshot – Escolaridade Praticante de Atividade Fisica



Fonte: Autor

# Apresentação dos Resultados

Os resultados evidenciados neste estudo corroboram importantes discussões no que se refere à criação de estratégias e condições apropriadas, não só para aumentar a frequência da prática de atividade física no lazer na população brasileira de uma forma geral, mas especialmente para a população que apresenta menor frequência desta prática, como os homens, os jovens, as pessoas de baixa escolaridade e condições socioeconômicas precárias.

Esta reflexão deve perpassar pelos profissionais de saúde, gestores públicos e sociedade civil organizada. Nesse sentido, programas populacionais e políticas de promoção da saúde voltados para incentivar a prática de atividade física na comunidade e nas escolas, assim como, políticas públicas na área do planejamento urbano e ambiente, são estratégias potencializadoras para aumentar os níveis de atividade física na população e para promoção de hábitos de vida mais saudáveis.

# Links

**Link para o vídeo:**

# <https://www.youtube.com/watch?v=yCv5CajRCLg>

# Link relatório publicado: [Dashboard\_Pratica\_Atividade\_Fisica](https://app.fabric.microsoft.com/view?r=eyJrIjoiNzQxN2I1M2YtZmE0YS00YmYzLThhMTgtNDI4ZGUzNWMxMjRkIiwidCI6IjE0Y2JkNWE3LWVjOTQtNDZiYS1iMzE0LWNjMGZjOTcyYTE2MSIsImMiOjh9)

# Link para o repositório Github (sem datasets):

[https://github.com/Gabriellr/TCC-Engenharia-de-Dados-PUC-](https://github.com/Gabriellr/TCC-Engenharia-de-Dados-PUC-%20)

1. **Referencias**

PYTHON. Disponível em: <https://www.python.org/>.

Mage-IA. Disponível em: < https://www.mage.ai/>.

PostgreSQL Disponível em: < https://www.postgresql.org/>.

DOCKER Disponível em: < https://www.docker.com/>.  
Power BI Disponível em: < https://powerbi.microsoft.com/>.

World Health Organization (2018). **Global action plan on physical activity 2018–2030: more active people for a healthier world.**

[https://www.who.int/publications/i/item/9789241514187. ISBN 978-92-4-151418-7](https://www.who.int/publications/i/item/9789241514187.%20ISBN%20978-92-4-151418-7).

Bull, F., Goenka, S., Lambert, V. & Pratt, M. (2017). **Physical Activity for the Prevention of Cardiometabolic Disease**. In: Prabhakaran D, Anand S, Gaziano

TA, Mbanya JC, Wu Y, Nugent R, editors. Cardiovascular, Respiratory, and Related Disorders. (3a ed.) Washington (DC): The International Bank for

Reconstruction and Development / The World Bank. 25. 10.1596/978-1-4648-0518-9\_ch5

Guthold, R., Stevens, G. A., Riley, L. M., & Bull, F. C. (2018). **Worldwide trends in insufficient physical activity from 2001 to 2016:** a pooled analysis of 358

population-based surveys with 1·9 million participants. Lancet Global Health. 6(10),1077-1086. <https://doi.10.1016/S2214-109X(18)30357-7>

Silva, C. L., Souza, M. F., Rossi Filho, S., Silva, L. F., & Rigoni, A. C. C. (2017). **Atividade física de lazer e saúde: uma revisão sistemática. Mudanças –**

**Psicologia da Saúde**. 25(1),57-65. <https://doi.org/10.15603/2176-1019/mud.v25n1p57-5>

# 

# APÊNDICE

**Orquestração/Scripts**

#Carregamento Dados Atividade Física

import io

import pandas as pd

import requests

@data\_loader

def load\_data\_from\_api(\*args, \*\*kwargs):

url = 'https://raw.githubusercontent.com/Gabriellr/TCC-Engenharia-de-Dados-PUC-/main/Vigitel-2019-peso-rake.csv'

url1 = 'https://raw.githubusercontent.com/Gabriellr/TCC-Engenharia-de-Dados-PUC-/main/Vigitel-2020-peso-rake.csv'

url2 = 'https://raw.githubusercontent.com/Gabriellr/TCC-Engenharia-de-Dados-PUC-/main/Vigitel-2021-peso-rake.csv'

url3 = 'https://raw.githubusercontent.com/Gabriellr/TCC-Engenharia-de-Dados-PUC-/main/Vigitel-2018-peso-rake.csv'

response = requests.get(url)

urlteste = pd.read\_csv(io.StringIO(response.text), sep=';')

response1 = requests.get(url1)

urlteste1 = pd.read\_csv(io.StringIO(response1.text), sep=';')

response2 = requests.get(url2)

urlteste2 = pd.read\_csv(io.StringIO(response2.text), sep=';')

response3 = requests.get(url3)

urlteste3 = pd.read\_csv(io.StringIO(response3.text), sep=';')

df\_atividade\_junt1 = pd.merge(urlteste,urlteste1, how = 'outer')

df\_atividade\_junt2 = pd.merge(urlteste2,urlteste3, how = 'outer')

df\_atividade\_junt3 = pd.merge(df\_atividade\_junt1,df\_atividade\_junt2 , how = 'outer')

return df\_atividade\_junt3

@test

def test\_row\_count(df, \*args) -> None:

assert len(df.index) >= 1, 'Verificar se os dados possuem linhas suficientes'

#Transformação Dados Atividade Física

def number\_of\_rows\_per\_key(df, key, column\_name):

data = df.groupby(key)[key].agg(['count'])

data.columns = [column\_name]

return data

def clean\_column(column\_name):

return column\_name.lower().replace(' ', '\_')

@transformer

def transform(df, \*args, \*\*kwargs):

dados2 = df

ColunasSelecionada = ['ordem', 'ano', 'cidade', 'civil','q6', 'q7', 'q8a', 'q9', 'q11', 'q42', 'q43a', 'q44', 'q45','q46', 'q69']

df\_atividadeSelecionadas = dados2.filter(items=ColunasSelecionada ) df\_atividadeSelecionadas.rename(columns={'q6':'idade','q7':'sexo','q8a':'grau\_escolaridade','q9':'peso','q11':'altura','q42':'pratica\_exercicio','q43a': 'tipo\_exercicio','q44':'pratica\_exercicio\_1\_vez\_na\_semana', 'q45':'frequencia\_exercicio', 'q46':'duracao\_exercicio', 'q69':'cor'}, inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['imc'] = df\_atividadeSelecionadas.apply(

lambda row: round(row.peso / (((row.altura \* row.altura)/1000)\*0.1),0), axis=1)

df\_atividadeSelecionadas['pratica\_exercicio'].replace(1,'sim', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['pratica\_exercicio'].replace(2,'nao', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(1,'caminhada (não vale deslocamento para trabalho)', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(2,'caminhada em esteira', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(3,'corrida (cooper)', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(4,'corrida em esteira', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(5,'musculação', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(6,'ginástica aeróbica (spinning, step, jump)', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(7,'hidroginástica', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(8,'ginástica em geral (alongamento, pilates, ioga)', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(9,'natação', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(10,'artes marciais e luta (jiu-jitsu, karatê, judô, boxe, muay thai, capoeira)', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(11,'bicicleta (inclui ergométrica)', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(12,'futebol/futsal', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(13,'basquetebol', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(14,'voleibol/futevolei', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(15,'tênis', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(16,'dança (balé, dança de salão, dança do ventre)', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['tipo\_exercicio'].replace(17,'outros', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(1,'curso primário', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(2,'admissão', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(3,'curso ginasial ou ginásio', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(4,'1º grau ou fundamental ou supletivo de 1º grau', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(5,'2º grau ou colégio ou técnico ou normal ou científico ou ensino médio ou supletivo de 2º grau', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(6,'3º grau ou curso superior', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(7,'pós-graduação (especialização, mestrado, doutorado)', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(8,'nunca estudou', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(777,'não sabe', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['grau\_escolaridade'].replace(888,'não quis responder', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['civil'].replace(1,'solteiro', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['civil'].replace(2,'casado legalmente', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['civil'].replace(3,'tem união estável há mais de seis meses', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['civil'].replace(4,'viúvo', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['civil'].replace(5,'separado ou divorciado', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['civil'].replace(888,'não quis informar', inplace =True)

#formate a coluna frequencia exercicio

df\_atividadeSelecionadas['frequencia\_exercicio'].replace(1,'1 a 2 dias por semana', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['frequencia\_exercicio'].replace(2,'3 a 4 dias por semana', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['frequencia\_exercicio'].replace(3,'5 a 6 dias por semana', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['frequencia\_exercicio'].replace(4,'todos os dias ( inclusive sábado e domingo)', inplace =True)

#formate a coluna duracao exercicio

df\_atividadeSelecionadas['duracao\_exercicio'].replace(1,'menos que 10 minutos', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['duracao\_exercicio'].replace(2,'entre 10 e 19 minutos', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['duracao\_exercicio'].replace(3,'entre 20 e 29 minutos', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['duracao\_exercicio'].replace(4,'entre 30 e 39 minutos', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['duracao\_exercicio'].replace(5,'entre 40 e 49 minutos', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['duracao\_exercicio'].replace(6,'entre 50 e 59 minutos', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['duracao\_exercicio'].replace(7,'60 minutos ou mais', inplace =True)

#formate a coluna cor

df\_atividadeSelecionadas['cor'].replace(1,'branca', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['cor'].replace(2,'preta', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['cor'].replace(3,'amarela', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['cor'].replace(4,'parda', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['cor'].replace(5,'indígena', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['cor'].replace(80,'Morena', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['cor'].replace(777,'não sabe', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['cor'].replace(888,'não quis informar', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['sexo'].replace(1,'masculino', inplace =True)

df\_atividadeSelecionadas['sexo'].replace(2,'feminino', inplace =True)

df = df\_atividadeSelecionadas

#df\_atividade\_junt = df.drop(['chave'], axis = 1) # remove coluna

# Clean column names

df.columns = [clean\_column(col) for col in df.columns]

return df.iloc[:1000000]

@test

def test\_number\_of\_columns(df, \*args) -> None:

assert len(df.columns) >= 1, 'There needs to be at least 11 columns.'

#Gravação Dados Atividade Física

from mage\_ai.settings.repo import get\_repo\_path

from mage\_ai.io.config import ConfigFileLoader

from mage\_ai.io.postgres import Postgres

from pandas import DataFrame

from os import path

if 'data\_exporter' not in globals():

from mage\_ai.data\_preparation.decorators import data\_exporter

@data\_exporter

def export\_data\_to\_postgres(df: DataFrame, \*\*kwargs) -> None:

"""

Template for exporting data to a PostgreSQL database.

Specify your configuration settings in 'io\_config.yaml'.

Docs: https://docs.mage.ai/design/data-loading#postgresql

"""

schema\_name = 'PUC\_TCC\_Atividade\_Fisica' # Specify the name of the schema to export data to

table\_name = 'Atividade\_Fisica' # Specify the name of the table to export data to

config\_path = path.join(get\_repo\_path(), 'io\_config.yaml')

config\_profile = 'default'

with Postgres.with\_config(ConfigFileLoader(config\_path, config\_profile)) as loader:

loader.export(

df,

schema\_name,

table\_name,

index=False, # Specifies whether to include index in exported table

if\_exists='replace', # Specify resolution policy if table name already exists

)

#Carregamento Dados Cidade

import io

import pandas as pd

import requests

@data\_loader

def load\_data\_from\_api(\*args, \*\*kwargs):

url = 'https://raw.githubusercontent.com/Gabriellr/TCC-Engenharia-de-Dados-PUC-/main/Capitais\_Censo.csv'

response = requests.get(url)

return pd.read\_csv(io.StringIO(response.text), sep=',')

@test

def test\_row\_count(df, \*args) -> None:

assert len(df.index) >= 1, 'Verificar se os dados possuem linhas suficientes'

#Transformação Dados Cidade

def number\_of\_rows\_per\_key(df, key, column\_name):

data = df.groupby(key)[key].agg(['count'])

data.columns = [column\_name]

return data

def clean\_column(column\_name):

return column\_name.lower().replace(' ', '\_')

@transformer

def transform(df, \*args, \*\*kwargs):

#criar coluna com o calculo PIB dataframe df\_censoSelecionadas

df\_censo = df

#Criar lista das colunas que vão ser usadas Censo

ColunasSelecionadaCenso = ['cidade', 'uf', 'nome\_capital', 'populacao estimada\_pessoas', 'pib\_per\_capita', 'regiao', 'ano','Salario\_medio\_mensal']

#Filtra para o dataframe novo somente as colunas que foram selecionadas

df\_censoSelecionadas = df\_censo.filter(items=ColunasSelecionadaCenso )

df = df\_censoSelecionadas

# Clean column names

df.columns = [clean\_column(col) for col in df.columns]

return df.iloc[:1000000]

@test

def test\_number\_of\_columns(df, \*args) -> None:

assert len(df.columns) >= 1, 'There needs to be at least 11 columns.'

#Gravação Dados Cidade

from mage\_ai.settings.repo import get\_repo\_path

from mage\_ai.io.config import ConfigFileLoader

from mage\_ai.io.postgres import Postgres

from pandas import DataFrame

from os import path

if 'data\_exporter' not in globals():

from mage\_ai.data\_preparation.decorators import data\_exporter

@data\_exporter

def export\_data\_to\_postgres(df: DataFrame, \*\*kwargs) -> None:

"""

Template for exporting data to a PostgreSQL database.

Specify your configuration settings in 'io\_config.yaml'.

Docs: https://docs.mage.ai/design/data-loading#postgresql

"""

schema\_name = 'PUC\_TCC\_Atividade\_Fisica' # Specify the name of the schema to export data to

table\_name = 'Cidade' # Specify the name of the table to export data to

config\_path = path.join(get\_repo\_path(), 'io\_config.yaml')

config\_profile = 'default'

with Postgres.with\_config(ConfigFileLoader(config\_path, config\_profile)) as loader:

loader.export(

df,

schema\_name,

table\_name,

index=False, # Specifies whether to include index in exported table

if\_exists='replace', # Specify resolution policy if table name already exists

)

#Criação Tabelas Atividade Física e Cidade

CREATE TABLE IF NOT EXISTS puc\_tcc\_atividade\_fisica.atividade\_fisica

(

ano smallint,

cidade smallint,

civil text COLLATE pg\_catalog."default",

idade smallint,

sexo text COLLATE pg\_catalog."default",

grau\_escolaridade text COLLATE pg\_catalog."default",

peso smallint,

altura smallint,

pratica\_exercicio text COLLATE pg\_catalog."default",

tipo\_exercicio text COLLATE pg\_catalog."default",

pratica\_exercicio\_1\_vez\_na\_semana double precision,

frequencia\_exercicio text COLLATE pg\_catalog."default",

duracao\_exercicio text COLLATE pg\_catalog."default",

cor text COLLATE pg\_catalog."default",

imc double precision

)

CREATE TABLE IF NOT EXISTS puc\_tcc\_atividade\_fisica.cidade

(

cidade smallint,

uf text COLLATE pg\_catalog."default",

nome\_capital text COLLATE pg\_catalog."default",

pib\_per\_capita text COLLATE pg\_catalog."default",

regiao text COLLATE pg\_catalog."default",

ano smallint,

salario\_medio\_mensal text COLLATE pg\_catalog."default"

)