O Time "E" conseguiu?

Discussão entre os membros?

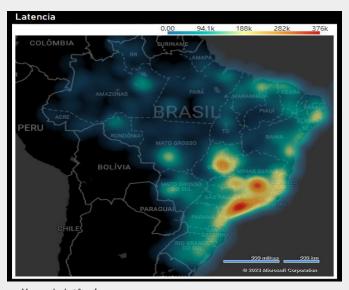
Paulo diz que AWS é muito dificil, enquanto Erik defende configuração e conexão na S3. Will come pipoca assistindo a treta.

Qual arquitetura escolhida?

Qual seria a melhor escolha? A arquitetura escolhida foi ruim ou a equipe que não soube utilizar? Will defende que aprender ferramentas novas leva tempo.

Dashboard não foi conectado no Star Schema?

Apenas uma tabela? Entenda o motivo do PowerBl não ter sido conectado no Star Schema.



Mapa de latência

Trabalhar com dados shapefiles?

Um shapefile consiste em vários arquivos com extensões diferentes que trabalham juntos para representar e armazenar os dados geoespaciais. Esses arquivos incluem:

- shp para geometria
- shx para índice espacial
- .dbf para atributos em formato de tabela
- E também pode haver outros.



Qual base de dados foi utilizada e quais os motivos da escolha do dataset?

Quais bases de dados foram consideradas para uso?

A Realistic Cyber Defense Dataset:

Séries de cenários de ataque e defesa que foram criados para simular situações reais enfrentadas por profissionais de segurança cibernética.

"Podemos estudar padrões de ataque ou identificar vulnerabilidades" — Defende Erik, estudante de engenharia de dados e big data e empresário nas horas vagas.



COVID-19 Harmonized Data

"Eu não aguento mais coisa sobre COVID, POR FAVOR NÃO!!" — Paulo desabafa, indignado sobre essa base de dados ter sido considerada para escolha.

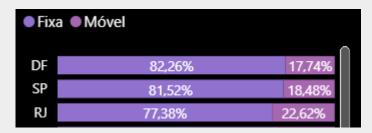
Speed Test by Ookla – Base de dados vencedora, cria vida e comemora a escolha do time E

A base de dados "Speedtest by Ookla Global Fixed and Mobile Network Performance Map" é um conjunto de dados que compila informações sobre a velocidade da internet em redes fixas e móveis em todo o mundo.

Essa base de dados é fornecida pela Ookla, uma empresa especializada em testes de velocidade de internet e análise de desempenho de redes.

As 3 questões bases do projeto

Que tipo de internet é mais usada? Fixa ou móvel?



0 uso da internet muda dependendo do período do ano?



Quais os estados com a maior velocidade de internet?



Conhecendo as fontes de dados utilizadas

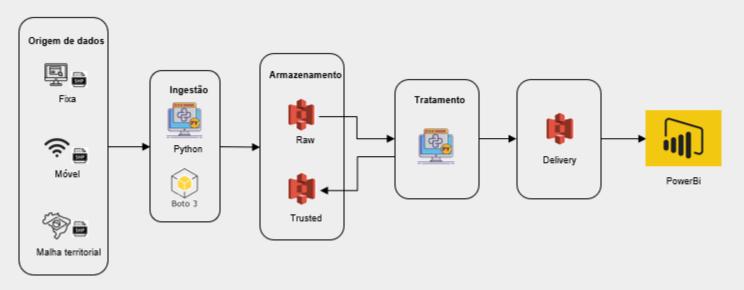
Speedtest Ookla (Móvel e Fixa)

Campo	Tipo	Descrição
avg_d_kbps	Integer	A velocidade média de download de todos os testes realizados no bloco, representada em kbps por segundo.
avg_u_kbps	Integer	A velocidade média de upload de todos os testes realizados no bloco, representada em kbps por segundo.
avg_lat_ms	Integer	A latência média de todos os testes realizados no bloco, representada em milissegundos
tests	Integer	O número de testes realizados no bloco.
devices	Integer	O número de dispositivos exclusivos que contribuem com testes no bloco.
quadkey	Text	Código Quadkey
Geometry	Geometry	conjunto de pontos espaciais que descrevem a forma e a localização dos objetos geográficos

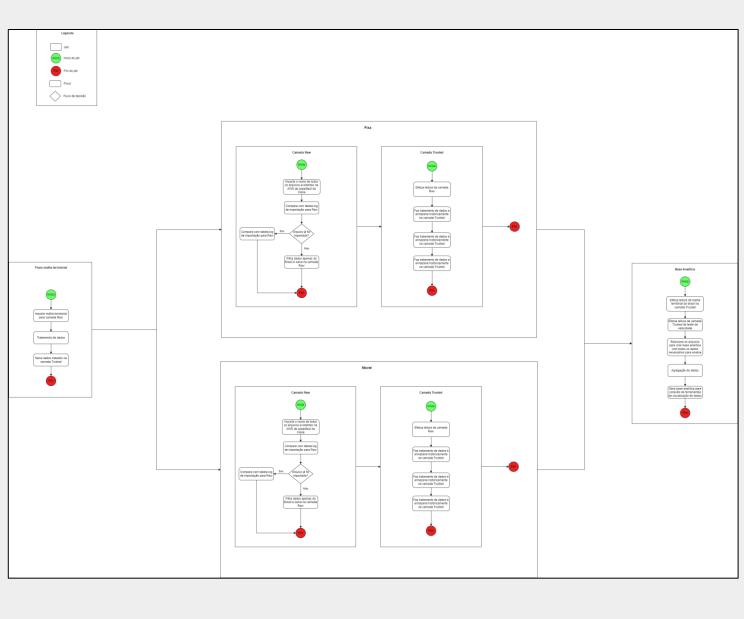
Malha territorial do Brasil (IBGE)

Coluna	Tipo	Descrição
geometry	geometry	conjunto de pontos espaciais que descrevem a forma e a localização dos objetos geográficos
cd_mun	int	código do município
nm_mun	varchar	nome do município
sigla_uf	varchar	sigla do município
area_km2	int	tamanho da área em km2

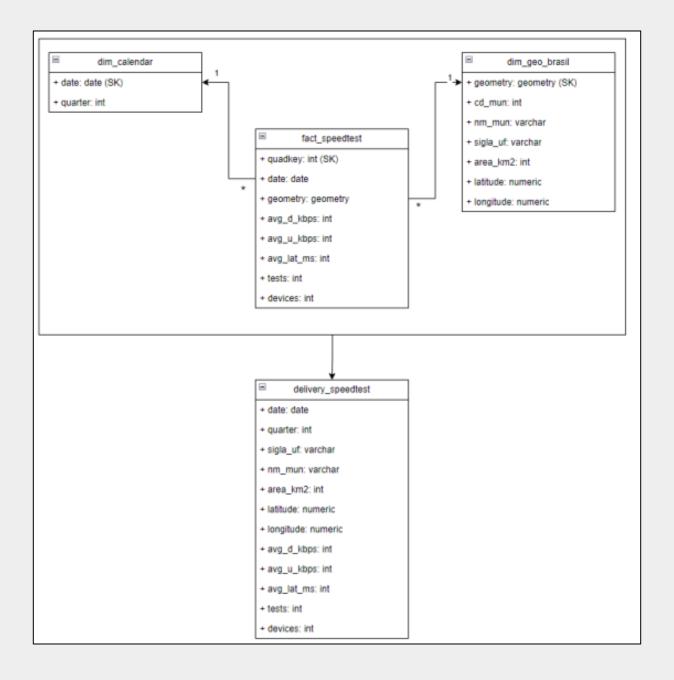
Arquitetura de dados



Fluxo de dados



Por que o modelo Star schema não foi conectado no PowerBi?



Qualidade de dados

A qualidade de dados foi apenas um teste realizado antes do início do projeto?

Paulo (Jogador profissional de Apex Legends e engenheiro de dados nas horas vagas) defende que a qualidade de dados trata-se de um processo contínuo que deve ser realizado antes, durante e depois do processamento dos dados.

Erik, concorda e sugere utilizar Great Expectations para a qualidade de dados.



```
PS C:\Users\wilha> great_expectations init

O Using v3 (Batch Request) API

Always know what to expect from your data ~

Let's create a new Data Context to hold your project configuration.

Great Expectations will create a new directory with the following structure:

great_expectations
|-- great_expectations
|-- expectations
|-- expectations
|-- checkpoints
|-- plugins
|-- . gitignore
|-- uncommitted
|-- config variables.yml
|-- data_docs
|-- validations

OK to proceed? [Y/n]: |
```

```
Plano de Teste
Testes na camada trusted para os dados sobre de geolocalização.
Testes realizados após transformar os dataset de formato shapefile em csv
    import pandas as pd
    import great_expectations as gx
    path ='./dados/validacoes trusted/trusted geo brasil.csv'
    df_geo = pd.read_csv(path, delimiter=';', encoding="ansi")
    print(df_geo.head(3))
    CD MUN
                         NM MUN SIGLA UF distancia
   1100015 Alta Floresta D'Oeste
                                     RO
                                               7km \
    1100023
                       Ariquemes
                                     RO
                                              4km
   1100031
                         Cabixi
                                     RO
                                              1km
```

```
Crie uma expectation para utilizar no great expectation para relizações de algumas validações:
    df gx = gx.dataset.PandasDataset(df geo)
    df gx.head(3)
     CD MUN
                         NM MUN
                                    SIGLA UF
                                                distancia
                                                                                                  geometry
      1100015
                Alta Floresta D'Oeste
                                                     7km
                                                           POLYGON ((-62.0080637729999 -12.1337851349999,...
      1100023
                         Ariquemes
                                           RO
                                                     4km
                                                             POLYGON ((-63.179325881 -10.139244048, -63.177...
      1100031
                             Cabixi
                                           RO
                                                     1km
                                                             POLYGON ((-60.524079765 -13.32137253, -60.3716...
```

```
1 Verifica se o código município (CD_MUN) contém apenas valores únicos.
Usar a função expect_column_values_to_be_unique para definir essa expectativa
    validation_result = df_gx.expect_column_values_to_be_unique(column = 'CD_MUN')
    validation_result
   "exception info": {
     "raised exception": false,
     "exception traceback": null,
     "exception_message": null
   "meta": {},
   "result": {
     "element count": 5572,
     "missing count": 0,
     "missing percent": 0.0,
     "unexpected count": 0,
     "unexpected_percent": 0.0,
     "unexpected percent total": 0.0,
     "unexpected percent nonmissing": 0.0,
     "partial_unexpected_list": []
   "success": true
    if validation_result['success']:
        print('A coluna de código de município contem apenas valores únicos')
        print('A coluna código de município possui valores duplicados')
 A coluna de código de município contem apenas valores únicos
```

```
2 Validação de valores nulos em uma coluna
    validation result = df gx.expect column values to not be null(column= 'CD MUN')
    validation result
   "exception_info": {
     "raised_exception": false,
     "exception traceback": null,
     "exception message": null
   "meta": {},
   "result": {
     "element_count": 5572,
     "unexpected count": 0,
     "unexpected percent": 0.0,
     "unexpected percent total": 0.0,
     "partial unexpected list": []
   "success": true
    if validation result['success']:
        print('A coluna código do município não possui valores nulos')
        print('A coluna código do município possui valores nulos, verificar a necessidade de realizar tratamento no campo')
 A coluna código do município não possui valores nulos
```

```
3 Validação de siglas de UF incorretos
    uf_validas = ['AC', 'AL', 'AM', 'AP', 'BA', 'CE', 'DF', 'ES', 'GO', 'MA',
                   'MG', 'MS', 'MT', 'PA', 'PB', 'PE', 'PI', 'PR', 'RJ', 'RN', 'RO', 'RR', 'RS', 'SC', 'SE', 'SP', 'TO']
    uf invalida = df geo[~df geo['SIGLA UF'].isin(uf validas)]
    if uf invalida.empty:
        print('A coluna sigla UF não possui valor(es) incorreto(s) na coluna SIGLA UF.')
        print("Existe(m) valor(es) incorreto(s) na coluna 'uf':")
        print(uf invalida['SIGLA UF'].unique())
 A coluna sigla UF não possui valor(es) incorreto(s) na coluna SIGLA_UF.
    uf_invalida_count = uf_invalida['SIGLA_UF'].count()
    print("Quantidade de Siglas de estado incorreta(s):", uf invalida count)
 Quantidade de Siglas de estado incorreta(s): 0
4 Verifica se existe(m) distância que não esteja(m) em km.
    distancia_sem_km = df_geo[~df_geo['distancia_'].str.contains('km', case=False, na=False)]
    if distancia_sem_km.empty:
        print("Todos os valores na coluna distancia contêm a palavra 'km'.")
        print("Existem valores na coluna distancia que não contêm a palavra km:")
        print('Valor(es) incorreto(s):')
        print(distancia sem km['distancia '].to string(index=False))
 Todos os valores na coluna distancia_ contêm a palavra 'km'.
```

Plano de Teste Testes na camada trusted para os dados sobre de internet fixa. Testes realizados após transformar os dataset de formato shapefile em csv import pandas as pd import great_expectations as gx path ='./dados/validacoes_trusted/trusted_speedtest_fixed.csv' df_fixed = pd.read_csv(path, delimiter=';', encoding="ansi") print(df_fixed.head(3)) quadkey avg_d_kbps avg_u_kbps avg_lat_ms tests devices 157341 2110223123011000 56947 13 1095 2110223121232032 107142 184049 4 120 45 2110223123001110 176971 90063 index_righ CD_MUN latitude longitude date 3174 3205309 -20.305993 -40.295105 2022-01-01 date quarter network ty 0 3174 3205309 -20.280232 -40.328064 2022-01-01 3174 3205309 -20.305993 -40.350037 2022-01-01 2 fixed geometry POLYGON ((-40.2978515625 -20.3034175184893, -4... POLYGON ((-40.330810546875 -20.2776560563371, ... POLYGON ((-40.352783203125 -20.3034175184893, ... Crie uma expectation para utilizar no great expectation para relizações de algumas validações: df_gx = gx.dataset.PandasDataset(df_fixed) df_gx.head(3) avg_d_kbps avg_u_kbps avg_lat_ms tests devices index_righ CD_MUN latitude longitude date 0 2110223123011000 157341 56947 1095 259 3174 3205309 -20.305993 -40.295105 2022-01-01 2110223121232032 184049 107142 120 45 3174 3205309 -20.280232 -40.328064 2022-01-01 2 2110223123001110 52 176971 90063 221 3174 3205309 -20 305993 -40 350037 2022-01-01

```
1 Verifica se o código município (CD_MUN) contém apenas valores únicos.
Usar a função expect_column_values_to_be_unique para definir essa expectativa
    validation_result = df_gx.expect_column_values_to_be_unique(column = 'CD_MUN')
    validation result
   "result": {
     "element_count": 1807570,
     "missing_count": 0,
     "missing_percent": 0.0,
     "unexpected_count": 1807569,
     "unexpected_percent": 99.99994467710795,
     "unexpected_percent_total": 99.99994467710795,
     "unexpected_percent_nonmissing": 99.99994467710795,
     "partial_unexpected_list": [
       3205309,
       3205309,
       3205309,
       3205309,
       3205309,
       3205309,
       3205309.
       3205309,
       3205309.
       3205309,
       3205309,
       3205309,
       3205309
     ]
   },
   "success": false,
   "exception info": {
     "raised exception": false,
     "exception traceback": null,
     "exception message": null
   },
"meta": {}
    if validation_result['success']:
        print('A coluna de código de município contem apenas valores únicos')
        print('A coluna código de município possui valores duplicados')
 A coluna código de município possui valores duplicados
```

```
2 Validação de valores nulos em uma coluna
        validation_result = df_gx.expect_column_values_to_not_be_null(column= 'CD_MUN')
        validation_result
       "result": {
         "element_count": 1807570,
         "unexpected_count": 0,
        "unexpected_percent": 0.0,
        "unexpected_percent_total": 0.0,
        "partial_unexpected_list": []
      },
"success": true,
tion info"
       "exception_info": {
         "raised_exception": false,
         "exception_traceback": null,
         "exception_message": null
        "meta": {}
        if validation_result['success']:
           print('A coluna código do município não possui valores nulos')
           print('A coluna código do município possui valores nulos, verificar a necessidade de realizar tratamento no campo')
··· A coluna código do município não possui valores nulos
    3 Verifica se há valores inválidos para latitude.
D ~
        latitude invalida = df gx[(df gx['latitude'] < -90) | (df gx['latitude'] > 90)]
        if latitude invalida.empty:
            print("Não há valores incorretos na coluna latitude.")
           print("Existem valores incorretos na coluna latitude:")
            print('Valor(es) incorreto(s):')
            print(latitude_invalida['latitude'].to_string(index=False))
··· Não há valores incorretos na coluna latitude.
        null_latitude_count = latitude_invalida['latitude'].count()
        print("Quantidade de valor(es) de latitude incorreto(s):", null_latitude_count)
    Quantidade de valor(es) de latitude incorreto(s): 0
        longitude\_invalida = df\_gx[(df\_gx['longitude'] < -180) \mid (df\_gx['longitude'] > 180)]
        if longitude_invalida.empty:
            print("Não há valores incorretos na coluna longitude.")
           print("Existem valores incorretos na coluna longitude:")
            print('Valor(es) incorreto(s):')
            print(longitude_invalida['longitude'].to_string(index=False))
     Não há valores incorretos na coluna longitude.
```



```
1 Verifica se o código município (CD_MUN) contém apenas valores únicos.
Usar a função expect column values to be unique para definir essa expectativa
    validation_result = df_gx.expect_column_values_to_be_unique(column = 'CD_MUN')
    validation result
   "success": false,
   "meta": {},
   "exception_info": {
     "raised_exception": false,
     "exception_traceback": null,
     "exception_message": null
   "result": {
     "element_count": 588373,
     "missing_count": 0,
     "missing_percent": 0.0,
     "unexpected_count": 588342,
     "unexpected_percent": 99.99473123341825,
     "unexpected_percent_total": 99.99473123341825,
     "unexpected percent nonmissing": 99.99473123341825,
     "partial_unexpected_list": [
      1400100,
       1400100,
       1400100,
       1400100,
       1400100.
       1400100,
       1400100.
       1400100.
       1400100.
       1400100.
       1400100,
       1400100.
       1400100,
Resultado da validação.
    if validation_result['success']:
       print('A coluna de código de município contem apenas valores únicos')
        print('A coluna código de município possui valores duplicados')
A coluna código de município possui valores duplicados
```

```
2 Validação de valores nulos em uma coluna
    validation_result = df_gx.expect_column_values_to_not_be_null(column= 'CD_MUN')
    validation result
  "success": true,
   "meta": {},
   "exception_info": {
     "raised_exception": false,
     "exception_traceback": null,
     "exception_message": null
   "result": {
     "element_count": 588373,
     "unexpected_count": 0,
     "unexpected_percent": 0.0,
     "unexpected_percent_total": 0.0,
     "partial_unexpected_list": []
    if validation_result['success']:
       print('A coluna código do município não possui valores nulos')
        print('A coluna código do município possui valores nulos, verificar a necessidade de realizar tratamento no campo')
 A coluna código do município não possui valores nulos
3 Verifica se há valores inválidos para latitude.
    latitude_invalida = df_gx[(df_gx['latitude'] < -90) | (df_gx['latitude'] > 90)]
    if latitude_invalida.empty:
        print("Não há valores incorretos na coluna latitude.")
        print("Existe(m) valor(es) incorreto(s) na coluna latitude:")
        print('Valo(res) invalido(s):')
        print(latitude_invalida['latitude'].to_string(index=False))
 Não há valores incorretos na coluna latitude.
    null_latitude_count = latitude_invalida['latitude'].count()
    print("Quantidade de valor(es) de latitude incorreto(s):", null latitude count)
 Quantidade de valor(es) de latitude incorreto(s): 0
```

Falando sobre o processo criado em Python

Principais bibliotecas utilizadas:

Pandas

Fornece estrutura de dados e ferramentas para análise e manipulação de dados:
 Filtrar, Transformar, Agregar e Visualizar dados.

Geopandas

- Extensão especializada do pandas que adiciona capacidades de geoespacialização aos DataFrames.
- Suporte diferentes tipos de dados geoespaciais e ainda possui recursos para visualização, permitindo até mesmo a criação de mapas

Falando sobre o processo criado em Python

Camada Raw speedtest:

	quadkey	avg_d_kbps	avg_u_kbps	avg_lat_ms	tests	devices	geometry	CD_MUN	fonte
0	0323230233223102	15591	17249	26	4	2	POLYGON ((-60.75439 2.84978, -60.74890 2.84978	1400100	https://ookla-open-data.s3-us- west-2.amazonaws
1	0323230233232230	16998	20375	25	2	1	POLYGON ((-60.72144 2.82234, -60.71594 2.82234	1400100	https://ookla-open-data.s3-us- west-2.amazonaws
2	0323232011001023	17268	8038	29	2	2	POLYGON ((-60.77087 2.79491, -60.76538 2.79491	1400100	https://ookla-open-data.s3-us- west-2.amazonaws
3	0323230233232011	116923	4563	36	1	1	POLYGON ((-60.71594 2.85526, -60.71045 2.85526	1400100	https://ookla-open-data.s3-us- west-2.amazonaws
4	0323230233232033	5092	7704	31	2	2	POLYGON ((-60.71594 2.83880, -60.71045 2.83880	1400100	https://ookla-open-data.s3-us- west-2.amazonaws

Camada Trusted speedtest:

	quadkey	avg_d_kbps	avg_u_kbps	avg_lat_ms	tests	devices	CD_MUN	geometry	latitude	longitude	date	quarter	network_type
0	0323230233223102	15591	17249	26	4	2	1400100	POLYGON ((-60.75439 2.84978, -60.74890 2.84978	2.847033	-60.751648	2022- 01-01	1	mobile
1	0323230233232230	16998	20375	25	2	1	1400100	POLYGON ((-60.72144 2.82234, -60.71594 2.82234	2.819601	-60.718689	2022- 01-01	1	mobile
2	0323232011001023	17268	8038	29	2	2	1400100	POLYGON ((-60.77087 2.79491, -60.76538 2.79491	2.792168	-60.768127	2022- 01-01	1	mobile
3	0323230233232011	116923	4563	36	1	1	1400100	POLYGON ((-60.71594 2.85526, -60.71045 2.85526	2.852520	-60.713196	2022- 01-01	1	mobile
4	0323230233232033	5092	7704	31	2	2	1400100	POLYGON ((-60.71594 2.83880, -60.71045 2.83880	2.836060	-60.713196	2022- 01-01	1	mobile
4													

Falando sobre o processo criado em Python

Camada Raw malha territorial do brasil:

CD_MUN	NM_MUN	SIGLA_UF	AREA_KM2	geometry
1100015	Alta Floresta D'Oeste	RO	7067.127	POLYGON ((-62.00806 -12.13379, -62.00784 -12.2
1100023	Ariquemes	RO	4426.571	POLYGON ((-63.17933 -10.13924, -63.17746 -10.1
1100031	Cabixi	RO	1314.352	POLYGON ((-60.52408 -13.32137, -60.37162 -13.3
1100049	Cacoal	RO	3793.000	POLYGON ((-61.35502 -11.50452, -61.35524 -11.5
1100056	Cerejeiras	RO	2783.300	POLYGON ((-60.82135 -13.11910, -60.81773 -13.1

Camada Trusted malha territorial do brasil:

CD_MUN	NM_MUN	SIGLA_UF	geometry	distancia_km
1100015	Alta Floresta D'Oeste	RO	POLYGON ((-62.00806 -12.13379, -62.00784 -12.2	7km
1100023	Ariquemes	RO	POLYGON ((-63.17933 -10.13924, -63.17746 -10.1	4km
1100031	Cabixi	RO	POLYGON ((-60.52408 -13.32137, -60.37162 -13.3	1km
1100049	Cacoal	RO	POLYGON ((-61.35502 -11.50452, -61.35524 -11.5	4km
1100056	Cerejeiras	RO	POLYGON ((-60.82135 -13.11910, -60.81773 -13.1	3km

Falando sobre o processo criado em Python

Camada Raw malha territorial do brasil:

CD_MUN	NM_MUN	SIGLA_UF	AREA_KM2	geometry
1100015	Alta Floresta D'Oeste	RO	7067.127	POLYGON ((-62.00806 -12.13379, -62.00784 -12.2
1100023	Ariquemes	RO	4426.571	POLYGON ((-63.17933 -10.13924, -63.17746 -10.1
1100031	Cabixi	RO	1314.352	POLYGON ((-60.52408 -13.32137, -60.37162 -13.3
1100049	Cacoal	RO	3793.000	POLYGON ((-61.35502 -11.50452, -61.35524 -11.5
1100056	Cerejeiras	RO	2783.300	POLYGON ((-60.82135 -13.11910, -60.81773 -13.1

Camada Trusted malha territorial do brasil:

CD_MUN	NM_MUN	SIGLA_UF	AREA_KM2	geometry
1100015	Alta Floresta D'Oeste	RO	7067.127	POLYGON ((-62.00806 -12.13379, -62.00784 -12.2
1100023	Ariquemes	RO	4426.571	POLYGON ((-63.17933 -10.13924, -63.17746 -10.1
1100031	Cabixi	RO	1314.352	POLYGON ((-60.52408 -13.32137, -60.37162 -13.3
1100049	Cacoal	RO	3793.000	POLYGON ((-61.35502 -11.50452, -61.35524 -11.5
1100056	Cerejeiras	RO	2783.300	POLYGON ((-60.82135 -13.11910, -60.81773 -13.1

Falando sobre o processo criado em Python

Principais tratamentos de dados realizados:

O processo verifica sozinho quais são os arquivos que devem ser carregados.

```
In [23]: import csv
                    import datetime
                    # Criando o GeoDataFrame vazio
                     geo_appended = gp.GeoDataFrame()
                     # Criando o arquivo de log
                    with open('log_raw.csv', mode='a', newline='') as log_file:
    log_writer = csv.writer(log_file, delimiter=',', quotechar='"', quoting=csv.QUOTE_MINIMAL)
                             for x,y in tqdm(zip(para_inserir.last_url,para_inserir.url_completa)):
                                     print(x)
                                      print(y)
                                     raw_new = gp.read_file(y)
raw_new_2 = raw_new.set_geometry('geometry') # Adicionando esta Linha
                                     print('etapa 1 - Leitura do arquivo - Concluida')
                                     # filtra dados apenas do Brasil
                                     raw_new_2 = raw_new_2.to_crs(geo_brasil.crs)
                                     raw new 3 = gp.sjoin(raw new 2, geo brasil, how="inner", predicate='intersects')
                                     raw_new_3 = raw_new_3.assign(fonte=y)
                                     print('etapa 2 - Adicionando coluna fonte - Concluida')
                                      # Concatenando o GeoDataFrame com o novo dado
                                     geo_appended = pd.concat([geo_appended, raw_new_3], ignore_index=True)
                                        # Adicionando a etapa no arquivo de log
                                     log_writer.writerow([datetime.date.today(), y])
                                      del raw_new
                                     del raw_new_2
                                      del raw new 3
                     # Salvando o GeoDataFrame em um único arquivo shapefile
                     geo_appended.to_file('raw_speedtest_mobile.shp', driver='ESRI Shapefile')
                    0it [00:00, ?it/s]
                     2022-01-01_performance_mobile_tiles
                    https://ookla-open-data.s3-us-west-2.amazonaws.com/shapefiles/performance/type=mobile/year=2022/quarter=1/2022-01-01_performa
                    nce_mobile_tiles.zip
                     etapa 1 - Leitura do arquivo - Concluida
                    etapa 2 - Adicionando coluna fonte - Concluida
                   1it [17:22, 1042.60s/it]
                     2022-04-01_performance_mobile_tiles
                     https://ookla-open-data.s3-us-west-2.amazonaws.com/shapefiles/performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mobile/year=2/2022-04-01\_performance/type=mo
                     nce mobile tiles.zip
                     etapa 1 - Leitura do arquivo - Concluida
                     etapa 2 - Adicionando coluna fonte - Concluida
                     2it [33:57, 1014.79s/it]
                     2022-07-01 performance mobile tiles
```

Falando sobre o processo criado em Python

Principais tratamentos de dados realizados:

Confirmando que o tipo de dados geoespacial é o mesmo para todas as fontes de dados

```
geo_brasil = geo_brasil.to_crs(epsg=4674)
trusted_mobile = trusted_mobile.to_crs(epsg=4674)
trusted_fixed = trusted_fixed.to_crs(epsg=4674)
```

 Filtrando dados do Brasil na camada diretamente na raw, para evitar o carregamento de dados que não seriam usados, já que a fonte de dados possui dados do mundo todo.

```
print(geo brasil.crs)
EPSG:4674
import datetime
# Criando o GeoDataFrame vazio
geo_appended = gp.GeoDataFrame()
# Criando o arquivo de log
with open('log_raw.csv', mode-'a', newline-'') as log_file:
log_writer = csv.writer(log_file, delimiter=',', quotechar='"', quoting-csv.QUOTE_MINIMAL)
     for x,y in tqdm(zip(para_inserir.last_url,para_inserir.url_completa)):
          print(y)
         raw_new = gp.read_file(y)
raw_new2 = raw_new.set_geometry('geometry') # Adicionando esta linha
print('etapa 1 - Leitura do arquivo - Concluida')
         # filtra dados apenas do Brasil
raw_new_2 = raw_new_2.to_crs(geo_brasil.crs)
         raw_new_3 = gp.sjoin(raw_new_2, geo_brasil, how="inner", predicate='intersects')
         raw_new_3 = raw_new_3.assign(fonte=y)
          print('etapa 2 - Adicionando coluna fonte - Concluida')
          .
# Concatenando o GeoDataFrame com o novo dado
         geo_appended = pd.concat([geo_appended, raw_new_3], ignore_index=True)
# Adicionando a etapa no arquivo de log
         log writer.writerow([datetime.date.today(), y])
         del raw_new_3
# Salvando o GeoDataFrame em um único arauivo shapefile
geo_appended.to_file('raw_speedtest_mobile.shp', driver='ESRI Shapefile')
```

Falando sobre o processo criado em Python

Principais tratamentos de dados realizados:

Extração da latitude e longitude na camada Trusted.

```
df['latitude'] = df.geometry.centroid.y
df['longitude'] = df.geometry.centroid.x
df.head()
```

	quadkey	avg_d_kbps	avg_u_kbps	avg_lat_ms	tests	devices	CD_MUN	geometry	latitude	longitude	date	quarter	network_type
0	0323230233223102	15591	17249	26	4	2	1400100	POLYGON ((-60.75439 2.84978, -60.74890 2.84978	2.847033	-60.751648	2022- 01-01	1	mobile
1	0323230233232230	16998	20375	25	2	1	1400100	POLYGON ((-60.72144 2.82234, -60.71594 2.82234	2.819601	-60.718689	2022- 01-01	1	mobile
2	0323232011001023	17268	8038	29	2	2	1400100	POLYGON ((-60.77087 2.79491, -60.76538 2.79491	2.792168	-60.768127	2022- 01-01	1	mobile
3	0323230233232011	116923	4563	36	1	1	1400100	POLYGON ((-60.71594 2.85526, -60.71045 2.85526	2.852520	-60.713196	2022- 01-01	1	mobile
4	0323230233232033	5092	7704	31	2	2	1400100	POLYGON ((-60.71594 2.83880, -60.71045 2.83880	2.836060	-60.713196	2022- 01-01	1	mobile
4													

Falando sobre o processo criado em Python

Principais tratamentos de dados realizados:

 Na fonte de dados utilizada, não existia uma coluna referente ao período, então essa informação foi extraída diretamente da coluna "fonte" que trata-se do caminho/nome original do arquivo.

```
df["date"] = df["fonte"].str[106:116]
df["quarter"] = df["fonte"].str[104:105]
df = df.drop('fonte', axis=1)|
df['network_type'] = 'mobile'
df.head()
```

```
Oit [00:00, ?it/s]

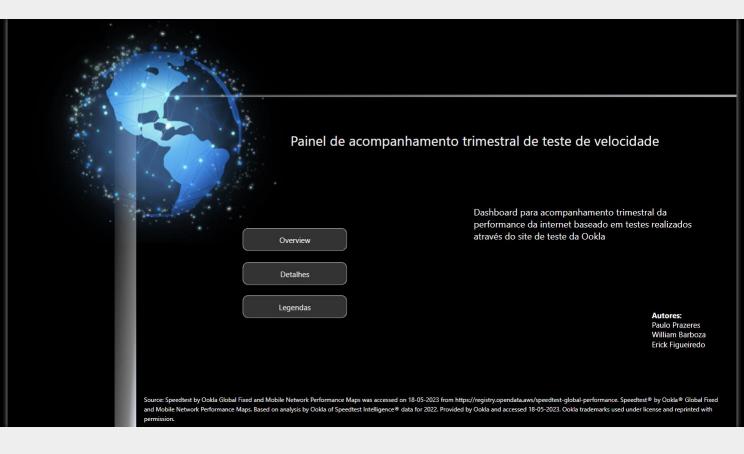
2022-01-01_performance_mobile_tiles
https://ookla-open-data.s3-us-west-2.amazonaws.com/shapefiles/performance/type=mobile/year=2022/quarter=1/2022-01-01_performa
nce_mobile_tiles.zip
etapa 1 - Leitura do arquivo - Concluida
etapa 2 - Adicionando coluna fonte - Concluida

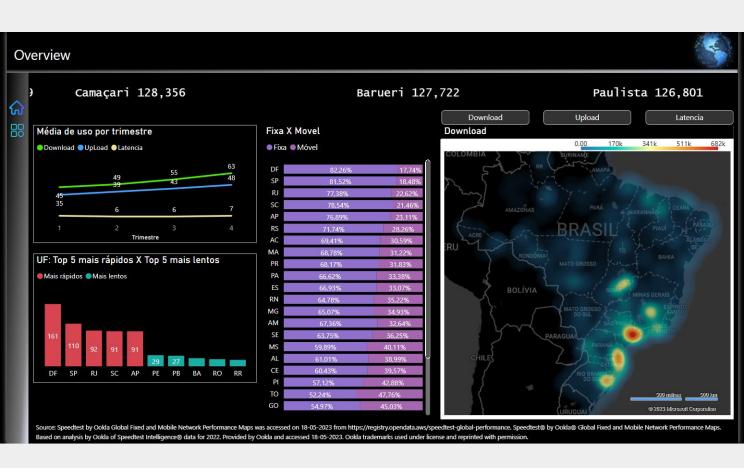
1it [17:22, 1042.60s/it]

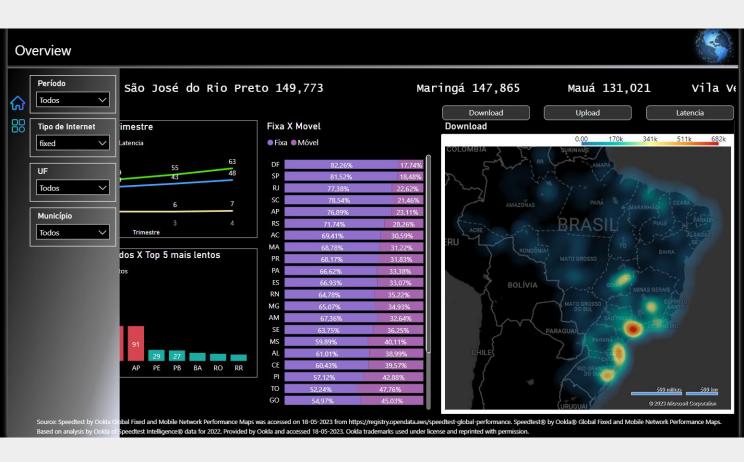
2022-04-01_performance_mobile_tiles
https://ookla-open-data.s3-us-west-2.amazonaws.com/shapefiles/performance/type=mobile/year=2022/quarter=2/2022-04-01_performa
nce_mobile_tiles.zip
etapa 1 - Leitura do arquivo - Concluida
etapa 2 - Adicionando coluna fonte - Concluida

2it [33:57, 1014.79s/it]

2022-07-01_performance_mobile_tiles
```







Proposta:

Vamos analisar todos juntos?