projeto

October 13, 2019

1 Projeto da Disciplina CAP394 - Introdução à Data Science

- 1. Professores:
- Rafael Santos
- Gilberto Ribeiro de Queiroz
- 2. Aluno:
- Henrique Eduardo de Macedo

1.0.1 Sobre o Conjunto de dados

Os dados a serem analisados são o conjunto de registros obtidos a partir do movimento dos veículos da Uber em suas viagens pela cidade de São Paulo. O dados podem ser obtidos no site https://movement.uber.com/cities.

O dataset possui 9 colunas contendo basicamente um inteiro como código da origem e do destino a hora os tempos médios do deslocamento.

Como conjunto auxiliar de dados, será utilizado uma tabela json contendo as áreas da cidade e seus códigos correspondentes também disponível no site.

1.0.2 Perguntas básicas a serem respondidas:

- Qual o melhor horário para efetuar deslocamentos para o aeroporto de Guarulhos ? RE-SPONDIDA
- No horário de pico, qual o sentido de deslocamento predominante do tráfego ? RESPON-DIDA
- 3. É possível estimar o tempo de delocamento entre dois bairros com algum modelo de apreendizagem de máquina ? EM PROGRESSO
- 4. É possível estimar o aumento no tempo de deslocamento devido a alguma interrupção no tráfego? EM PROGRESSO

```
[3]: df.shape
```

[3]: (2950937, 7)

1.0.3 Sobre a lista de variáveis

- sourceid: Código da região de partida da viagem
- dstid: Código da região de destino da viagem
- hod: Hora do dia
- mean_travel_time: Tempo médio da viagem
- standard_deviation_travel_time: Desvio padrão
- geometric_mean_travel_time: Média geométrica
- geometric_standard_deviation_travel_time: Desvio padrão da média geométrica

```
[4]: df.columns
[4]: Index(['sourceid', 'dstid', 'hod', 'mean_travel_time',
            'standard_deviation_travel_time', 'geometric_mean_travel_time',
            'geometric_standard_deviation_travel_time'],
          dtype='object')
   df.head()
[5]:
       sourceid
                  dstid hod
                              mean_travel_time
                                                  standard_deviation_travel_time
    0
             84
                    119
                           1
                                        1700.07
                                                                            556.19
    1
            418
                    456
                           5
                                        1405.84
                                                                            445.70
    2
            463
                     99
                          20
                                        2481.23
                                                                            288.07
                                        1416.94
    3
             72
                    239
                           1
                                                                            238.94
    4
             37
                     70
                                        1794.60
                                                                            482.13
       geometric_mean_travel_time
                                     geometric_standard_deviation_travel_time
    0
                           1631.09
                                                                            1.31
    1
                           1346.89
                                                                            1.33
    2
                                                                            1.13
                           2464.21
    3
                           1398.21
                                                                            1.17
    4
                           1736.27
                                                                            1.29
```

1.0.4 Como traduzir o sourceid e dstid:

A fonte dos dados também fornece um json com os atributos relativos a código.

```
Como
            exemplo,
                         para o
                                     código
                                              0:
                                                      "NumeroZona":1,
                                                                            "NomeZona": "Sé",
"NumDistrit":80,
                          "NomeDistri": "Sé",
                                                       "NumeroMuni":36,
                                                                                   "NomeMu-
nici":"São
                   Paulo",
                                      "Paulo", "MOVEMENT_ID": "1", "DISPLAY_NAME": "Sé"
"geometry": ["type": "Polygon", "coordinates": [[[-46.6291313,-23.5503351], [-46.6276154,-
23.5518791],[-46.6275214,-23.5522241],[-46.6285723,-23.5521811],[-46.6295655,-23.5524881],[-
46.6331403,-23.5524752],[-46.6353474,-23.55149],[-46.6354194,-23.5511471],[-46.6380082,-
23.5499721],[-46.6388124,-23.549088],[-46.6388743,-23.548648],[-46.6352436,-23.5429958],[-
46.6343978,-23.5438421],[-46.6338618,-23.5440981],[-46.6341168,-23.5444601],[-46.6336778,-
```

23.5451841],[-46.6332584,-23.5474111],[-46.6322882,-23.5463551],[-46.6310282,-23.5491991],[-46.6304198,-23.5487961],[-46.6300858,-23.5494561],[-46.6291313,-23.5503351]]]}}

Pergunta 01: Qual o melhor dia/horário para efetuar deslocamentos para os aeroportos ?

Para responder essa pergunta vamos inicialmente retirar do dataframe as colunas com com dados que não iremos usar. O dataset resultante também irá servir para os questionamentos seguintes.

após análise, excluímos as colunas abaixo com comando df.drop: 1. 'standard_deviation_travel_time' 2. 'geometric_mean_travel_time' 3. 'geometric_standard_deviation_travel_time'

A partir deste dataframe criamos outro, DF_GRU, com todas as viagens com dstid=374, Aeroporto Internacional de Guarulhos.

```
[7]: df_gru = df.loc[(df['dstid'] == 374)] #374 é o código do aeroporto de guarulhos df_gru.head()
```

```
[7]:
         sourceid
                    dstid hod
                                  mean_travel_time
    104
                       374
                             22
                                            1048.84
               162
    328
                       374
               154
                              0
                                            1590.82
    402
               422
                       374
                             23
                                            2972.89
    629
               245
                       374
                              8
                                            2893.96
    701
               383
                       374
                             14
                                             728.90
```

Após agrupar as linhas conforme os seus respectivos horários e extraindo a média, temos o resultado abaixo:

```
[18]: grouped = df_gru[['mean_travel_time']].groupby(df_gru['hod'])
grouped.mean().sort_values(by='mean_travel_time',ascending=False)
```

```
[18]:
          mean_travel_time
     hod
     16
                3724.025952
     17
                3573.893348
     15
                3500.565882
     18
                3280.338013
     14
                3204.440852
     19
                2947.892181
     13
                2937.003742
     6
                2895.338858
     7
                2816.832721
     12
                2779.574286
     10
                2766.095956
     11
                2763.788226
     9
                2751.188606
                2699.930675
     8
     5
                2695.899636
     20
                2592.876720
                2406.226325
     21
```

```
4 2347.029893
22 2307.366348
23 2187.713661
3 2138.696491
2 2123.264146
1 2077.011418
0 2044.779897
```

Resultado Considerando todas as regiões da cidade, o horário com tempo de viagem mais lento é o das 16hs. O oposto é o horário da meia noite.

Pergunta 02: Nos horários de pico, qual o sentido de deslocamento predominante do tráfego ? Para resoler esse problema vamos descobrir quais horários específicos apresentam o maior volume de corridas (tráfego) para refinir qual será o nosso "horário de pico".

```
CORRIDAS POR HORÁRIO DO DIA
[21]: df['hod'].value_counts().sort_values(ascending=False)
[21]: 16
           132369
     17
           131821
     15
           130918
     18
           130765
     19
           129865
     14
           128441
     20
           128206
     8
           127788
     7
           127646
     6
           127419
     13
           127068
     21
           126963
     9
           126909
     11
           126880
     10
           126633
     12
           126442
     22
           125647
     23
           121931
     5
           121508
     0
           114321
     4
           107338
     1
           105716
     2
            99287
     3
            99056
     Name: hod, dtype: int64
       CORRIDAS POR HORÁRIO DO DIA NORMALIZADO
[23]: df['hod'].value_counts(normalize=True).sort_values(ascending=False)
```

```
[23]: 16
            0.044857
     17
            0.044671
     15
            0.044365
     18
            0.044313
     19
            0.044008
     14
            0.043525
     20
            0.043446
     8
            0.043304
     7
            0.043256
     6
            0.043179
     13
            0.043060
     21
            0.043025
     9
            0.043006
     11
            0.042997
     10
            0.042913
     12
            0.042848
     22
            0.042579
     23
            0.041319
     5
            0.041176
     0
            0.038741
     4
            0.036374
     1
            0.035825
     2
            0.033646
     3
            0.033568
     Name: hod, dtype: float64
```

Podemos verificar que o maior volume de tráfego (considerando as corridas de Uber) estão nos seguintes horários: 7-8:00hs e 16-17:00hs.

```
[45]: pico_manha = df[(df["hod"] == 7) | (df["hod"] == 8)]
     pico_manha["dstid"].value_counts(normalize=True) # normalize=True
[45]: 365
            0.003633
     364
            0.003629
     374
            0.003610
     366
            0.003559
     131
            0.003547
     161
            0.003516
            0.003484
     9
            0.003473
     39
            0.003469
     2
            0.003457
     162
            0.003433
     5
            0.003429
     62
            0.003406
     92
            0.003398
     91
            0.003367
     270
            0.003351
     271
            0.003335
```

```
132
       0.003335
27
       0.003328
169
       0.003316
68
       0.003316
57
       0.003300
108
       0.003300
73
       0.003296
26
       0.003292
170
       0.003277
168
       0.003273
6
       0.003269
63
       0.003265
60
       0.003261
402
       0.000317
408
       0.000317
442
       0.000305
392
       0.000266
394
       0.000258
412
       0.000251
413
       0.000235
511
       0.000223
381
       0.000196
355
       0.000196
146
       0.000168
444
       0.000168
143
       0.000164
414
       0.000141
356
       0.000141
473
       0.000133
443
       0.000090
471
       0.000086
411
       0.000070
513
       0.000059
385
       0.000051
509
       0.000047
475
       0.000047
517
       0.000047
353
       0.000031
434
       0.000031
299
       0.000027
357
       0.000023
474
       0.00008
510
       0.000004
Name: dstid, Length: 514, dtype: float64
```

No horário de pico entre 7 e 8hs os destinos mais procurados foram 365, 364, 374 e 366 (região de guarulhos)

```
[46]: pico_tarde = df[(df["hod"] == 16) | (df["hod"] == 17)]
     pico_tarde["dstid"].value_counts(normalize=True) # normalize=True
[46]: 364
            0.003524
     365
            0.003524
     374
            0.003490
     366
            0.003460
     131
            0.003437
     161
            0.003429
     4
            0.003335
            0.003327
     162
            0.003304
     132
            0.003289
     39
            0.003289
     2
            0.003263
     5
            0.003244
     92
            0.003236
     170
            0.003236
     169
            0.003233
     62
            0.003225
     91
            0.003225
     136
            0.003202
     27
            0.003198
     26
            0.003183
     378
            0.003161
     168
            0.003153
     270
            0.003145
     93
            0.003134
     111
            0.003115
     57
            0.003111
     40
            0.003104
     108
            0.003104
     271
            0.003092
              . . .
     352
            0.000337
     381
            0.000326
     390
            0.000314
     442
            0.000307
     389
            0.000303
     355
            0.000280
     402
            0.000273
     413
            0.000246
     511
            0.000235
     356
            0.000216
     412
            0.000201
     146
            0.000189
     143
            0.000185
```

```
444
       0.000170
473
       0.000159
414
       0.000129
443
       0.000102
513
       0.000098
411
       0.000087
471
       0.000076
517
       0.000068
475
       0.000045
353
       0.000045
509
       0.000045
385
       0.000038
299
       0.000030
357
       0.000026
434
       0.000023
474
       0.000011
510
       0.000008
Name: dstid, Length: 514, dtype: float64
```

No horário de pico entre 16 e 17hs os destinos mais procurados foram 364, 365, 374 e 366 (região de guarulhos)

Resultado Nos horários de pico da manhã e da tarde os quatro maiores destinos são regiões de guarulhos.