В этом ноутбуке анализируется, как велопрокатом пользуются владельцы различных абонем

```
1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3 from sklearn import preprocessing
4 import scipy.stats as sps
5 from tqdm import tqdm
6 import datetime
7 from statsmodels.stats.multitest import multipletests
8 import matplotlib.pyplot as plt
9
10 import plotly.graph_objects as go
11 import plotly.express as px
12 import plotly.offline
13
14
15 from mpl_toolkits.basemap import Basemap
```

▼ 0. Загрузка данных

label encoding и парсинг временных признаков

b'Skipping line 50794: expected 12 fields, saw 20\n'

```
1 le = preprocessing.LabelEncoder()
2 le_trips = trips.copy()
 3 le trips.bikeid = le.fit transform(le trips.bikeid)
4 le trips.from station id = le.fit transform(le trips.from station id)
5 le trips.to station id = le.transform(le trips.to station id)
6 le_trips.usertype = (le_trips.usertype.values == 'Member').astype(int)
7 le_trips.gender = (le_trips.gender == 'Male').astype(int)
9 le_trips['start_year'] = le_trips['starttime'].dt.year
10 le_trips['start_month'] = le_trips['starttime'].dt.month
11 le_trips['start_day'] = le_trips['starttime'].dt.day
12 le_trips['start_date'] = le_trips['starttime'].dt.date
13 le_trips['start_time'] = le_trips['starttime'].dt.time
14 le_trips['start_weekday'] = le_trips['starttime'].dt.dayofweek
15
16 le_trips['stop_year'] = le_trips['stoptime'].dt.year
17 le_trips['stop_month'] = le_trips['stoptime'].dt.month
18 le_trips['stop_day'] = le_trips['stoptime'].dt.day
19 le_trips['stop_date'] = le_trips['stoptime'].dt.date
20
```

```
21 le_trips['stop_time'] = le_trips['stoptime'].dt.time
22 le_trips['stop_weekday'] = le_trips['stoptime'].dt.dayofweek
23
24 le_trips.fillna(-1, inplace=True)
```

1 le_trips.head()

8		trip_id	starttime	stoptime	bikeid	tripduration	from_station_name	to_station_nar
	0	431	2014-10- 13 10:31:00	2014-10- 13 10:48:00	289	985.935	2nd Ave & Spring St	Occidental Parl Occidental Ave & S Washing
	1	432	2014-10- 13 10:32:00	2014-10- 13 10:48:00	186	926.375	2nd Ave & Spring St	Occidental Parl Occidental Ave & S Washing
	2	433	2014-10- 13 10:33:00	2014-10- 13 10:48:00	477	883.831	2nd Ave & Spring St	Occidental Parl Occidental Ave & S Washing
	3	434	2014-10- 13 10:34:00	2014-10- 13 10:48:00	324	865.937	2nd Ave & Spring St	Occidental Parl Occidental Ave & S Washing
	4	435	2014-10- 13 10:34:00	2014-10- 13 10:49:00	193	923.923	2nd Ave & Spring St	Occidental Parl Occidental Ave & S Washing

5 rows × 24 columns

1 le trips.columns

1. Анализ зависимостей

Посмотрим, как разные признаки влияют на наличие абонемента.

Анализ будем осуществлять с помощью двух критериев:

- 1) Для категориальных признаков классический хи-квадрат.
- 2) Для вещественных признаков критерий Манна-Уитни: в зависимости от наличия абонемен выборки и проверять гипотезу о равенстве их распределений. В случае отвержения гипотезы

наличие абонемента.

Категориальные признаки:

```
1 pvalues = []
 3 cat_features = ['from_station_id', 'to_station_id', 'gender',
4
                   'birthyear',
5
                   'start_year', 'start_month', 'start_weekday']
6
7 for feat in cat features:
      print(f'Признак {feat}')
8
9
10
      obs = pd.crosstab(le_trips[feat],
                         le trips['usertype'])
11
12
      chi2, p, dof, expected = sps.chi2_contingency(obs)
       if (expected < 5).mean() < 0.2:</pre>
13
           print(f'p-value: {p}')
14
           pvalues.append(p)
15
16
      else:
17
           print('Критерий неприменим')
           pvalues.append(-1)
18
19
       print()
    Признак from_station_id
     p-value: 0.0
    Признак to_station_id
     p-value: 0.0
    Признак gender
     p-value: 0.0
    Признак birthyear
     p-value: 0.0
    Признак start_year
     p-value: 1.4820725743292082e-296
    Признак start_month
     p-value: 0.0
    Признак start_weekday
     p-value: 0.0
```

Вещественные признаки

Вещественный признак здесь только один - tripduration.

Итог:

```
1 multipletests(pvalues)

(array([ True, True, True, True, True, True, True, True]),
    array([0., 0., 0., 0., 0., 0., 0.]),
    0.006391150954545011,
    0.00625)
```

Для всех признаков гипотеза о независимости отверглась, а значит все они влияют на налич

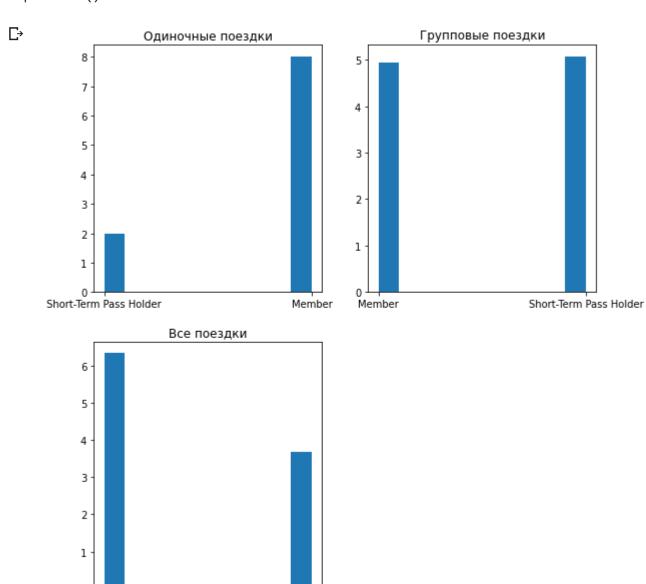
▼ 2. Абонементы у участников групповых поездок

```
1 group_trips = pd.read_csv('cycle-share-dataset/trips_w_groups.csv')
 2 group_trips = group_trips.drop(columns=['Unnamed: 0'])
3
4 group_count = pd.DataFrame(group_trips.groupby(by = 'group_id').
                             count()['trip_id'])
6
7 group_count.columns = ['members_num']
8 group_count.reset_index(inplace=True)
9
10 group_trips = group_trips.merge(group_count,
11
                                  how='left', on='group id')
1 np.unique(group_trips.members_num)
    array([ 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 12, 14, 16, 20, 24])
1 trips = group_trips.copy()
 2 single_trips = group_trips[group_trips.members_num == 1]
 3 group_trips = group_trips[group_trips.members_num > 1]
```

Посмотрим на распределение наличия абонементов у тех, кто катается один и у тех, кто катае

```
1 plt.figure(figsize=(9, 10))
2
3 plt.subplot(221)
4 plt.title('Одиночные поездки')
5 plt.hist(single_trips.usertype.values, density=True)
6
7 plt.subplot(222)
8 plt.title('Групповые поездки')
```

```
9 plt.hist(group_trips.usertype.values, density=True)
10
11 plt.subplot(223)
12 plt.title('Все поездки')
13 plt.hist(trips.usertype.values, density=True)
14
15 plt.show()
```



Наблюдение: удивительно, но больше половины участников групповых поездок не владеют ε катаются по одиночке, в подавляющем большинстве владеют абонементами.

Short-Term Pass Holder

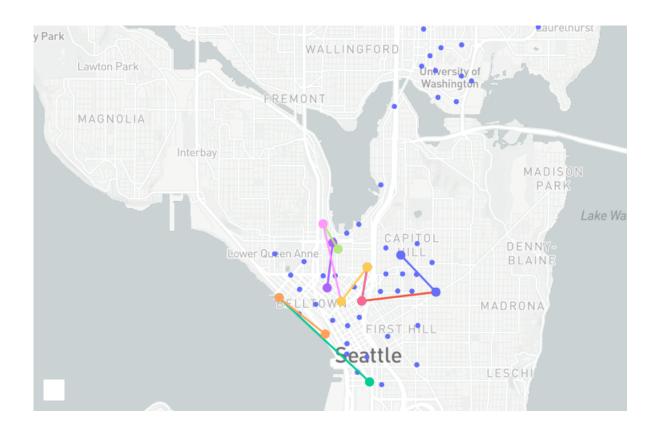
При этом в ноутбуке по исследованию групповых поездок мы выяснили, что они составляют поэтому можно посоветовать компании придумать способ рекламы абонементов участникак нибудь скидки по акции "приведи друга".

▼ 3. Визуализация маршрутов владельцев абонементов

Member

```
1 stations = pd.read csv('cycle-share-dataset/station.csv')
 1 def most_popular(trip):
 2
      d = \{\}
 3
 4
       for route in trip.values:
 5
          from_to = (route[7], route[8])
 6
           if from_to in d:
 7
               d[from to] += 1
 8
          else:
9
               d[from to] = 1
10
11
       d = {k: v for k, v in sorted(d.items(), key=lambda item: item[1])[::-1]}
12
13
       return d
14
15
16 def plot_popular(popular_dict, n=10):
17
       px.set_mapbox_access_token(open("public_key").read())
       fig = px.scatter_mapbox(stations, lat="lat", lon="long",
18
19
                               zoom=11)
      top = list(popular_dict.keys())[:n]
20
21
22
      for route in top:
23
           st_from = route[0]
           st to = route[1]
24
          from_lon = stations[stations.station_id == st_from].long.values[0]
25
          from lat = stations[stations.station id == st from].lat.values[0]
26
27
          to_lon = stations[stations.station_id == st_to].long.values[0]
          to_lat = stations[stations.station_id == st_to].lat.values[0]
28
29
          fig.add_trace(go.Scattermapbox(mode = "markers+lines",
30
31
                                           lon = [from lon, to lon],
                                           lat = [from_lat, to_lat],
32
33
                                           marker = {'size': 10}))
34
35
      fig.show()
 1 member_popular = most_popular(trips[trips.usertype == 'Member'])
 2 plot_popular(member_popular, 10)
```

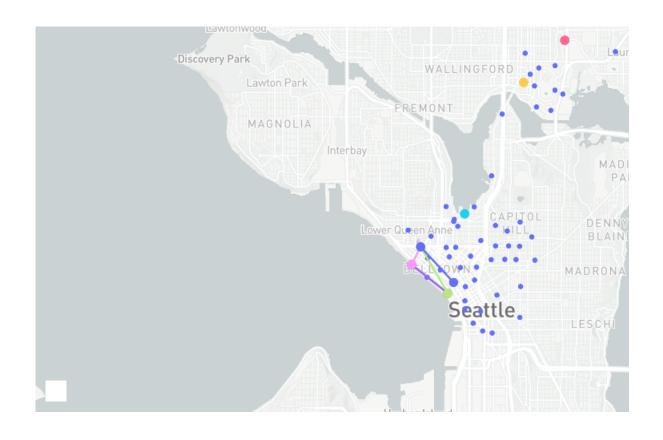
 \Box



Наблюдение: владельцы абонементов часто катаются и в "деловой", и в "развлекательной" ча

```
1 not_member_popular = most_popular(trips[trips.usertype != 'Member'])
2 plot_popular(not_member_popular, 10)
```

₽



Наблюдение: многие, кто не владеет абонементом, оставляют велосипед на той же станции, с цветом на карте). Также, в отличие от поездок с абонементами, здесь можно заметить активнетоит провести отдельную рекламную кампанию на станциях этого района.