	<pre>import pandas as pd</pre>
In [2]:	# df = pd.read_csv('C:/Users/stask/Analitics_Karpov/Module2/Homework/2_taxi_nyc.csv')
Tn FO	taxi = pd.read_csv('https://stepik.org/media/attachments/lesson/360340/2_taxi_nyc.csv') # CKOJINKO BCETO CIDOK N CTOJIGUOB NMEETCA B JATACETE.
In [3]:	# сколько всего строк и столбцов имеется в датасете. rows, columns = taxi.shape print(f'Rows: {rows}, Columns: {columns}')
	Rows: 29101, Columns: 14
In [4]:	# Давайте посмотрим на типы колонок. Все ли из них считались правильно? # В качестве ответа выберите тип, преобладающий в датасете.
	<pre>taxi.dtypes.value_counts(ascending=True) int64 1</pre>
Out[4]:	object 4 float64 9
	dtype: int64
In [5]:	# В названиях столбцов рср 01, рср 06, рср 24. # Замените пробел в названиях на знак нижнего подчёркивания.
	taxi.columns
Out[5]:	<pre>Index(['pickup_dt', 'pickup_month', 'borough', 'pickups', 'hday', 'spd', 'vsb',</pre>
In [6]:	<pre>taxi = taxi.rename(columns={'pcp 01': 'pcp_01', \</pre>
	'pcp 06': 'pcp_06',\ 'pcp 24': 'pcp_24'}) taxi.columns
Out[6]:	<pre>Index(['pickup_dt', 'pickup_month', 'borough', 'pickups', 'hday', 'spd', 'vsb',</pre>
	'temp', 'dewp', 'slp', 'pcp_01', 'pcp_06', 'pcp_24', 'sd'], dtype='object')
In [7]:	# А теперь вопрос: сколько раз в данных встречается район Бруклин (Brooklyn)? taxi.query('borough == "Brooklyn"').shape[0]
Out[7]:	4343
In [8]:	taxi.borough.value_counts()
Out[8]:	Bronx 4343 Brooklyn 4343
	EWR 4343 Manhattan 4343 Queens 4343
	Queens 4343 Staten Island 4343 Name: borough, dtype: int64
In [9]:	# выяснить, из какого района было совершено наибольшее количество поездок за весь период.
	# Для начала посчитайте общее количество поездок (pickups) без группировки. taxi.pickups.sum()
Out[9]:	14265773
In [10]:	<pre>taxi.groupby('borough', as_index=False) \ agg({'pickups': 'max'}) \</pre>
	.sort_values('pickups', ascending=False)
Out[10]:	borough pickups 3 Manhattan 7883
	1 Brooklyn 2009
	4 Queens 8310 Bronx 262
	5 Staten Island 13
	2 EWR 2
In [11]:	# сгруппируйте данные по району (borough) # укажите, из какого пункта было совершено больше всего поездок
	<pre>taxi.groupby('borough', as_index=False) \ agg({'pickups': 'sum'}) \</pre>
Out[11]:	<pre>borough pickups</pre>
our[II]:	3 Manhattan 10367841
	1 Brooklyn 2321035
	Queens 1343528Bronx 220047
	5 Staten Island 6957
	2 EWR 105
In [12]:	# Сохраните название района с наименьшим числом поездок # в переменную min_pickups, применив подходящий метод.
	<pre>min_pickups = taxi.groupby('borough', as_index=False) \</pre>
	<pre># min_pickups.idxmin() type(min_pickups)</pre>
Out[12]:	pandas.core.frame.DataFrame
In [13]:	<pre>min_pickups2 = taxi.groupby('borough').pickups.sum() type(min_pickups2)</pre>
Out[13]:	pandas.core.series.Series
In [14]:	<pre>min_pickups2.idxmin()</pre>
Out[14]:	'EWR'
In [15]:	# Сгруппируйте данные по двум признакам: из какого района был сделан заказ # и является ли день выходным (колонки borough и hday).
	# Сравните среднее число поездок и выберите районы, из которых по праздникам # в среднем поступает больше заказов, чем в обычные дни.
In [26]:	<pre>taxi.groupby(['borough', 'hday'], as_index=False). \ aggregate({'pickups':'mean'}). \</pre>
	sort_values('pickups', ascending=False)
0.1+[26].	301 t_values(prokaps , ascending-raise)
Out[26]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921
out[26]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144
out[26]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969
out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144
out[20].	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904
out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539
out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 0 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.606082
Out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 0 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 48.065868
Out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 0 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.606082 11 Staten Island Y 1.497006
Out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 0 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.606082 11 Staten Island Y 0.041916 4 EWR N 0.023467
Out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 0 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.606082 11 Staten Island Y 1.497006 5 EWR Y 0.041916
Out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 50.771073 1 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.666082 11 Staten Island Y 1.497006 5 EWR Y 0.041916 4 EWR N 0.023467
	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 0 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.606082 11 Staten Island Y 1.497006 4 EWR N 0.023467 Для каждого района посчитайте число поездок по месяцам. Отсортируйте полученные значения по убыванию и сохраните результирующий датафрейм в ріскирѕ. КОЛОНОК: ріскир_month , borough , ріскирѕ.
out[20]:	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 507.71073 1 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.606082 11 Staten Island Y 1.497006 5 EWR Y 0.041916 4 EWR N 0.023467 Для каждого района посчитайте число поездок по месяцам. Отсортируйте полученные значения по убыванию и сохраните результирующий датафрейм в ріскирѕ_by_mon_bor . Обратите внимание, что итоговый датасет должен состоять из трёх
	borough hday pickups 6 Manhattan N 2401.302921 7 Manhattan Y 2035.928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn Y 527.011976 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 0 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.606082 11 Staten Island N 1.606082 11 Staten Island N 0.023467 Для каждого района посчитайте число поездок по месяцам. Отсортируйте полученные значения по убыванию и сохраните результирующий датафрейм в ріскирѕ_by_mon_bor . Обратите внимание, что итоговый датасет должен состоять из трёх колонок: ріскир_month , borough , ріскирѕ . from datetime import datetime datetime datetime import datetime strptime('2015-01-01 01:00:00', '%Y-%m-%d %H;%M:%S')
In [27]:	borough hday pickups
In [27]:	borough hday pickups 6 Marhattan N 2401.302921 7 Marhattan Y 2035.528144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn N 534.727969 9 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 10 Bronx N 50.771073 11 Bronx Y 48.065868 10 Staten Island N 1.066082 11 Staten Island Y 1.497006 5 EWR Y 0.041916 4 EWR N 0.023467 Для каждого района посчитайте число поездок по месяцам. Отсортируйте полученные значения по убыванию и сохраните результирующий датафрейм в ріскирь—порог. Обратите внимание, что итоговый датасет должен состоять из трёх колонок: pickup—month borough , pickups from datetime import datetime datetime obj = datetime.strptime("%8") print(formatted_month = datetime_obj.strftime("%8") print(formatted_month = datetime_obj.strftime("%8") January taxi["month_name"] = taxi.pickup_dt.apply(lambda x: datetime.strptime(x, '%Y-%m-%d %H:%Y:%S').strftime("%8"))
In [27]:	borough hday pickups
In [27]:	borough hday pickups 6 Manhatan N 2401-302921 7 Manhatan Y 2005-928144 2 Brooklyn N 534.727969 3 Brooklyn N 534.727969 8 Queens Y 320.730539 8 Queens N 308.899904 0 Bronx N 50.771073 1 Bronx Y 46.065668 10 Statentsland N 1.606062 11 Statentsland Y 1.497006 5 EWR Y 0.041916 4 EWR N 0.023467 Для каждого района посчитайте число поездок по месяцам. Отсортируйте полученные значения по убыванию и сохраните результирующий датафрейм в ріскирs_by_mon_bor . Обратите внимание, что итоговый датасет должен состоять из трёх колонок: pickup_month , borough , pickups . from datetime import datetime datetime_obj.strftime("%8") print(formatted_month) January taxi["month_name"] = taxi.pickup,dt.apply(lambda x: datetime.strptime(x, '%7-%m-%d %H:%M:%S').strftime("%8")) taxi.grouphy("month_name") = taxi.pickup,dt.apply(lambda x: datetime.strptime(x, '%7-%m-%d %H:%M:%S').strftime("%8")) taxi.grouphy("month_name") = taxi.pickup,dt.apply(lambda x: datetime.strptime(x, '%7-%m-%d %H:%M:%S').strftime("%8")) taxi.grouphy("month_name") = taxi.pickup,dt.apply(lambda x: datetime.strptime(x, '%7-%m-%d %H:%M:%S').strftime("%8"))
In [27]: In [28]: In [29]:	Borough Nday pickups
In [27]: In [28]: In [29]:	borough hday pickups
In [27]: In [28]: In [29]:	borough hdaw pickups
In [27]: In [28]: In [29]:	Borough Index pickups
In [27]: In [28]: In [29]:	Borough May Pickups
In [27]: In [28]: In [29]:	borough May pickups 6 Manhatan N 201.502921 7 Manhatan N 201.502921 7 Manhatan N 201.502921 8 Brooklyn N 534.72769 8 Queens N 200.730539 9 Queens N 306.89804 10 Borox N 507.71073 1 Brooklyn N 1.000092 11 Stolen Beland N 1.000092 12 Stolen Beland N 1.000092 13 Stolen Beland N 1.000092 14 FWR N 0.003407 A FWR N 0.003407 A FWR N 0.003407 A FWR N 0.003407 From datatian suport datatian da
In [27]: In [28]: In [29]:	borough http: pickups
In [27]: In [28]: In [29]:	Borouth Natural No. 1206-120731
In [27]: In [28]: In [29]:	borough Natural Marintan
In [27]: In [28]: In [29]:	Boreuph Marty
In [27]: In [28]: In [29]:	Borrough Natronam N. 7461-3002011
In [27]: In [28]: In [29]:	E vitarialian in Scala Access 8 vitarialian in Scala Access 9 vitarialian in Scala Access 9 vitarialian in Scala Access 9 vitarianian in Scala Access 9 vitarianian in Scala Access 10 vitarianian in Scala Access 11 vitarianian in Scala Access 12 vitarianianianianianianianianianianianianiani
In [27]: In [28]: In [29]:	Воскур Мару Видера
In [27]: In [28]: In [29]:	borson May pichups
In [27]: In [28]: In [29]:	boosuph hosy pictups
In [27]: In [28]: In [29]:	borsuph bols bol
In [27]: In [29]: Out[29]:	Total Note Price Pric
In [27]: In [29]: Out[29]:	Note
<pre>In [27]: In [29]: In [31]: In [30]:</pre>	Normal
<pre>In [27]: In [29]: In [31]: In [30]:</pre>	Венеция 1
<pre>In [27]: In [29]: In [31]: In [30]:</pre>	1