# Яндекс Музыка

Сравнение Москвы и Петербурга окружено мифами. Например:

- Москва мегаполис, подчинённый жёсткому ритму рабочей недели;
- Петербург культурная столица, со своими вкусами.

На данных Яндекс Музыки вы сравните поведение пользователей двух столиц.

**Цель исследования** — проверьте три гипотезы:

- 1. Активность пользователей зависит от дня недели. Причём в Москве и Петербурге это проявляется по-разному.
- 2. В понедельник утром в Москве преобладают одни жанры, а в Петербурге другие. Так же и вечером пятницы преобладают разные жанры в зависимости от города.
- 3. Москва и Петербург предпочитают разные жанры музыки. В Москве чаще слушают попмузыку, в Петербурге русский рэп.

### Ход исследования

Данные о поведении пользователей вы получите из файла yandex\_music\_project.csv . О качестве данных ничего не известно. Поэтому перед проверкой гипотез понадобится обзор данных.

Вы проверите данные на ошибки и оцените их влияние на исследование. Затем, на этапе предобработки вы поищете возможность исправить самые критичные ошибки данных.

Таким образом, исследование пройдёт в три этапа:

- 1. Обзор данных.
- 2. Предобработка данных.
- 3. Проверка гипотез.

## Обзор данных

Составьте первое представление о данных Яндекс Музыки.

## Задание 1

Основной инструмент аналитика — pandas . Импортируйте эту библиотеку.

```
In [1]: import pandas as pd
```

## Задание 2

Прочитайте файл yandex\_music\_project.csv из папки /datasets и сохраните его в переменной df:

```
In [2]: df = pd.read_csv('/datasets/yandex_music_project.csv')
```

### Задание 3

Выведите на экран первые десять строк таблицы:

```
In [3]: df.head(10)
```

			_	
$\cap$		+	□ ⊃ □	١,
$\cup$	u	L		

	userID	Track	artist	genre	City	time	Day
0	FFB692EC	Kamigata To Boots	The Mass Missile	rock	Saint-Petersburg	20:28:33	Wednesday
1	55204538	Delayed Because of Accident	Andreas Rönnberg	rock	Moscow	14:07:09	Friday
2	20EC38	Funiculì funiculà	Mario Lanza	pop	Saint-Petersburg	20:58:07	Wednesday
3	A3DD03C9	Dragons in the Sunset	Fire + Ice	folk	Saint-Petersburg	08:37:09	Monday
4	E2DC1FAE	Soul People	Space Echo	dance	Moscow	08:34:34	Monday
5	842029A1	Преданная	IMPERVTOR	rusrap	Saint-Petersburg	13:09:41	Friday
6	4CB90AA5	True	Roman Messer	dance	Moscow	13:00:07	Wednesday
7	F03E1C1F	Feeling This Way	Polina Griffith	dance	Moscow	20:47:49	Wednesday
8	8FA1D3BE	И вновь продолжается бой	NaN	ruspop	Moscow	09:17:40	Friday
9	E772D5C0	Pessimist	NaN	dance	Saint-Petersburg	21:20:49	Wednesday

## Задание 4

Одной командой получить общую информацию о таблице с помощью метода info():

## In [4]: df.info()

RangeIndex: 65079 entries, 0 to 65078

Data columns (total 7 columns):

# Column Non-Null Count Dtype

--- 0 userID 65079 non-null object

1 Track 63848 non-null object

2 artist 57876 non-null object

3 genre 63881 non-null object

4 City 65079 non-null object

5 time 65079 non-null object

6 Day 65079 non-null object

dtypes: object(7)

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>

memory usage: 3.5+ MB

Итак, в таблице семь столбцов. Тип данных во всех столбцах — object.

Согласно документации к данным:

- userID идентификатор пользователя;
- Track название трека;
- artist имя исполнителя;
- genre название жанра;
- City город пользователя;
- time время начала прослушивания;
- Day день недели.

Количество значений в столбцах различается. Значит, в данных есть пропущенные значения.

## Вопрос со свободной формой ответа

В названиях колонок видны нарушения стиля:

- Строчные буквы сочетаются с прописными.
- Встречаются пробелы.

Какое третье нарушение?

In [5]: # не соблюден змеиный\_регистр для столбца userID

#### Выводы

В каждой строке таблицы — данные о прослушанном треке. Часть колонок описывает саму композицию: название, исполнителя и жанр. Остальные данные рассказывают о пользователе: из какого он города, когда он слушал музыку.

Предварительно можно утверждать, что данных достаточно для проверки гипотез. Но встречаются пропуски в данных, а в названиях колонок — расхождения с хорошим стилем.

Чтобы двигаться дальше, нужно устранить проблемы в данных.

## Предобработка данных

Исправьте стиль в заголовках столбцов, исключите пропуски. Затем проверьте данные на дубликаты.

## Стиль заголовков

#### Задание 6

Выведите на экран названия столбцов:

```
In [6]: # перечень названий столбцов таблицы df df.columns

Out[6]: Index([' userID', 'Track', 'artist', 'genre', ' City ', 'time', 'Day'], dtype='object')
```

## Задание 7

Приведите названия в соответствие с хорошим стилем:

- несколько слов в названии запишите в «змеином\_регистре»,
- все символы сделайте строчными,
- устраните пробелы.

Для этого переименуйте колонки так:

```
    ' userID' → 'user_id';
    'Track' → 'track';
    ' City ' → 'city';
    'Day' → 'day'.
```

```
In [7]: # переименование столбцов df = df.rename(columns = {' userID': 'user_id', 'Track': 'Track'.lower(),' City ': 'cit
```

## Задание 8

Проверьте результат. Для этого ещё раз выведите на экран названия столбцов:

```
In [8]: # проверка результатов - перечень названий столбцов df.columns

Out[8]: Index(['user_id', 'track', 'artist', 'genre', 'city', 'time', 'day'], dtype='object')
```

## Пропуски значений

### Задание 9

Сначала посчитайте, сколько в таблице пропущенных значений. Для этого достаточно двух методов pandas :

```
In [9]: # подсчёт пропусков
        df.isna().sum()
        user id
Out[9]:
        track
                  1231
        artist
                 7203
                 1198
        genre
        city
                     0
        time
                     0
        day
        dtype: int64
```

He все пропущенные значения влияют на исследование. Так в track и artist пропуски не важны для вашей работы. Достаточно заменить их явными обозначениями.

Но пропуски в genre могут помешать сравнению музыкальных вкусов в Москве и Санкт-Петербурге. На практике было бы правильно установить причину пропусков и восстановить данные. Такой возможности нет в учебном проекте. Придётся:

- заполнить и эти пропуски явными обозначениями;
- оценить, насколько они повредят расчётам.

## Задание 10

Замените пропущенные значения в столбцах track, artist и genre на строку 'unknown'. Для этого создайте список columns\_to\_replace, переберите его элементы циклом for и для каждого столбца выполните замену пропущенных значений:

```
In [10]: # перебор названий столбцов в цикле и замена пропущенных значений на 'unknown'
columns_to_replace = ['track', 'artist', 'genre']
for column in columns_to_replace:
    df[column] = df[column].fillna('unknown')
```

## Задание 11

Убедитесь, что в таблице не осталось пропусков. Для этого ещё раз посчитайте пропущенные значения.

```
In [11]: # подсчёт пропусков df.isna().sum()
```

```
Out[11]: user_id
        track
                 0
        artist
        genre
                0
                0
        city
        time
                 0
        day
                 0
        dtype: int64
```

## Дубликаты

## Задание 12

Посчитайте явные дубликаты в таблице одной командой:

```
# подсчёт явных дубликатов
In [12]:
         df.duplicated().sum()
         3826
```

Out[12]:

## Задание 13

Вызовите специальный метод pandas, чтобы удалить явные дубликаты:

```
# удаление явных дубликатов
In [13]:
         df = df.drop_duplicates()
```

## Задание 14

Ещё раз посчитайте явные дубликаты в таблице — убедитесь, что полностью от них избавились:

```
# проверка на отсутствие дубликатов
In [14]:
         df.duplicated().sum()
```

Out[14]:

Теперь избавьтесь от неявных дубликатов в колонке genre . Например, название одного и того же жанра может быть записано немного по-разному. Такие ошибки тоже повлияют на результат исследования.

### Задание 15

Выведите на экран список уникальных названий жанров, отсортированный в алфавитном порядке. Для этого:

- 1. извлеките нужный столбец датафрейма;
- 2. примените к нему метод сортировки;
- 3. для отсортированного столбца вызовите метод, который вернёт уникальные значения из столбца.

```
In [15]:
         # Просмотр уникальных названий жанров
         genres = df.sort_values(by='genre')
         genres['genre'].unique()
```

array(['acid', 'acoustic', 'action', 'adult', 'africa', 'afrikaans', 'alternative', 'alternativepunk', 'ambient', 'americana', 'animated', 'anime', 'arabesk', 'arabic', 'arena', 'argentinetango', 'art', 'audiobook', 'author', 'avantgarde', 'axé', 'baile', 'balkan', 'beats', 'bigroom', 'black', 'bluegrass', 'blues', 'bollywood', 'bossa', 'brazilian', 'breakbeat', 'breaks', 'broadway', 'cantautori', 'cantopop', 'canzone', 'caribbean', 'caucasian', 'celtic', 'chamber', 'chanson', 'children', 'chill', 'chinese', 'choral', 'christian', 'christmas', 'classical', 'classicmetal', 'club', 'colombian', 'comedy', 'conjazz', 'contemporary', 'country', 'cuban', 'dance', 'dancehall', 'dancepop', 'dark', 'death', 'deep', 'deutschrock', 'deutschspr', 'dirty', 'disco', 'dnb', 'documentary', 'downbeat', 'downtempo', 'drum', 'dub', 'dubstep', 'eastern', 'easy', 'electronic', 'electropop', 'emo', 'entehno', 'epicmetal', 'estrada', 'ethnic', 'eurofolk', 'european', 'experimental', 'extrememetal', 'fado', 'fairytail', 'film', 'fitness', 'flamenco', 'folk', 'folklore', 'folkmetal', 'folkrock', 'folktronica', 'forró', 'frankreich', 'französisch', 'french', 'funk', 'future', 'gangsta', 'garage', 'german', 'ghazal', 'gitarre', 'glitch', 'gospel', 'gothic', 'grime', 'grunge', 'gypsy', 'handsup', "hard'n'heavy", 'hardcore', 'hardstyle', 'hardtechno', 'hip', 'hip-hop', 'hiphop', 'historisch', 'holiday', 'hop', 'horror', 'house', 'hymn', 'idm', 'independent', 'indian', 'indie', 'indipop', 'industrial', 'inspirational', 'instrumental', 'international', 'irish', 'jam', 'japanese', 'jazz', 'jewish', 'jpop', 'jungle', 'k-pop', 'karadeniz', 'karaoke', 'kayokyoku', 'korean', 'laiko', 'latin', 'latino', 'leftfield', 'local', 'lounge', 'loungeelectronic', 'lovers', 'malaysian', 'mandopop', 'marschmusik', 'meditative', 'mediterranean', 'melodic', 'metal', 'metalcore', 'mexican', 'middle', 'minimal', 'miscellaneous', 'modern', 'mood', 'mpb', 'muslim', 'native', 'neoklassik', 'neue', 'new', 'newage', 'newwave', 'nu', 'nujazz', 'numetal', 'oceania', 'old', 'opera', 'orchestral', 'other', 'piano', 'podcasts', 'pop', 'popdance', 'popelectronic', 'popeurodance', 'poprussian', 'post', 'posthardcore', 'postrock', 'power', 'progmetal', 'progressive', 'psychedelic', 'punjabi', 'punk', 'quebecois', 'ragga', 'ram', 'rancheras', 'rap', 'rave', 'reggae', 'reggaeton', 'regional', 'relax', 'religious', 'retro', 'rhythm', 'rnb', 'rnr', 'rock', 'rockabilly', 'rockalternative', 'rockindie', 'rockother', 'romance', 'roots', 'ruspop', 'rusrap', 'rusrock', 'russian', 'salsa', 'samba', 'scenic', 'schlager', 'self', 'sertanejo', 'shanson', 'shoegazing', 'showtunes', 'singer', 'ska', 'skarock', 'slow', 'smooth', 'soft', 'soul', 'soulful', 'sound', 'soundtrack', 'southern', 'specialty', 'speech', 'spiritual', 'sport', 'stonerrock', 'surf', 'swing', 'synthpop', 'synthrock',
'sängerportrait', 'tango', 'tanzorchester', 'taraftar', 'tatar',
'tech', 'techno', 'teen', 'thrash', 'top', 'traditional', 'tradjazz', 'trance', 'tribal', 'trip', 'triphop', 'tropical', 'türk', 'türkçe', 'ukrrock', 'unknown', 'urban', 'uzbek', 'variété', 'vi', 'videogame', 'vocal', 'western', 'world', 'worldbeat', 'ïîï', 'электроника'], dtype=object)

#### Задание 16

Просмотрите список и найдите неявные дубликаты названия hiphop. Это могут быть названия с ошибками или альтернативные названия того же жанра.

Вы увидите следующие неявные дубликаты:

- hip,
- hop,
- hip-hop.

Чтобы очистить от них таблицу используйте метод replace() с двумя аргументами: списком строк-дубликатов (включащий *hip, hop* и *hip-hop*) и строкой с правильным значением. Вам нужно

исправить колонку genre в таблице df : заменить каждое значение из списка дубликатов на верное. Вместо hip , hop и hip-hop в таблице должно быть значение hiphop :

```
In [48]: # Устранение неявных дубликатов # Список неявных дубликатов жанра hiphop:
hiphop_duplicates = ['hip', 'hop', 'hip-hop']
#Корректное название жанра, на которое следует заменить дубликаты:
name = 'hiphop'

df['genre'] = df['genre'].replace(hiphop_duplicates, name)
```

## Задание 17

Проверьте, что заменили неправильные названия:

- hip,
- hop,
- hip-hop.

Выведите отсортированный список уникальных значений столбца genre:

```
In [44]: # Проверка на неявные дубликаты
genres = df.sort_values(by='genre')
genres['genre'].unique()
```

Out[44]: array(['acid', 'acoustic', 'action', 'adult', 'africa', 'afrikaans', 'alternative', 'alternativepunk', 'ambient', 'americana', 'animated', 'anime', 'arabesk', 'arabic', 'arena', 'argentinetango', 'art', 'audiobook', 'author', 'avantgarde', 'axé', 'baile', 'balkan', 'beats', 'bigroom', 'black', 'bluegrass', 'blues', 'bollywood', 'bossa', 'brazilian', 'breakbeat', 'breaks', 'broadway', 'cantautori', 'cantopop', 'canzone', 'caribbean', 'caucasian', 'celtic', 'chamber', 'chanson', 'children', 'chill', 'chinese', 'choral', 'christian', 'christmas', 'classical', 'classicmetal', 'club', 'colombian', 'comedy', 'conjazz', 'contemporary', 'country', 'cuban', 'dance', 'dancehall', 'dancepop', 'dark', 'death', 'deep', 'deutschrock', 'deutschspr', 'dirty', 'disco', 'dnb', 'documentary', 'downbeat', 'downtempo', 'drum', 'dub', 'dubstep', 'eastern', 'easy', 'electronic', 'electropop', 'emo', 'entehno', 'epicmetal', 'estrada', 'ethnic', 'eurofolk', 'european', 'experimental', 'extrememetal', 'fado', 'fairytail', 'film', 'fitness', 'flamenco', 'folk', 'folklore', 'folkmetal', 'folkrock', 'folktronica', 'forró', 'frankreich', 'französisch', 'french', 'funk', 'future', 'gangsta', 'garage', 'german', 'ghazal', 'gitarre', 'glitch', 'gospel', 'gothic', 'grime', 'grunge', 'gypsy', 'handsup', "hard'n'heavy", 'hardcore', 'hardstyle', 'hardtechno', 'hiphop', 'historisch', 'holiday', 'horror', 'house', 'hymn', 'idm', 'independent', 'indian', 'indie', 'indipop', 'industrial', 'inspirational', 'instrumental', 'international', 'irish', 'jam', 'japanese', 'jazz', 'jewish', 'jpop', 'jungle', 'k-pop', 'karadeniz', 'karaoke', 'kayokyoku', 'korean', 'laiko', 'latin', 'latino', 'leftfield', 'local', 'korean', 'laiko', 'latin', latino', lettilelu', local',
'lounge', 'loungeelectronic', 'lovers', 'malaysian', 'mandopop',
'marschmusik', 'meditative', 'mediterranean', 'melodic', 'metal', 'metalcore', 'mexican', 'middle', 'minimal', 'miscellaneous', 'modern', 'mood', 'mpb', 'muslim', 'native', 'neoklassik', 'neue', 'new', 'newage', 'newwave', 'nu', 'nujazz', 'numetal', 'oceania', 'old', 'opera', 'orchestral', 'other', 'piano', 'podcasts', 'pop', 'popdance', 'popelectronic', 'popeurodance', 'poprussian', 'post', 'posthardcore', 'postrock', 'power', 'progmetal', 'progressive', 'psychedelic', 'punjabi', 'punk', 'quebecois', 'ragga', 'ram', 'rancheras', 'rap', 'rave', 'reggae', 'reggaeton', 'regional', 'relax', 'religious', 'retro', 'rhythm', 'rnb', 'rnr', 'rock', 'rockabilly', 'rockalternative', 'rockindie', 'rockother', 'romance', 'roots', 'ruspop', 'rusrap', 'rusrock', 'russian',
'salsa', 'samba', 'scenic', 'schlager', 'self', 'sertanejo', 'shanson', 'shoegazing', 'showtunes', 'singer', 'ska', 'skarock', 'slow', 'smooth', 'soft', 'soul', 'soulful', 'sound', 'soundtrack', 'southern', 'specialty', 'speech', 'spiritual', 'sport', 'stonerrock', 'surf', 'swing', 'synthpop', 'synthrock', 'sängerportrait', 'tango', 'tanzorchester', 'taraftar', 'tatar', 'tech', 'techno', 'teen', 'thrash', 'top', 'traditional', 'tradjazz', 'trance', 'tribal', 'trip', 'triphop', 'tropical', 'türk', 'türkçe', 'ukrrock', 'unknown', 'urban', 'uzbek', 'variété', 'vi', 'videogame', 'vocal', 'western', 'world', 'worldbeat', 'ïîï', 'электроника'], dtype=object)

### Выводы

Предобработка обнаружила три проблемы в данных:

- нарушения в стиле заголовков,
- пропущенные значения,
- дубликаты явные и неявные.

Вы исправили заголовки, чтобы упростить работу с таблицей. Без дубликатов исследование станет более точным.

Пропущенные значения вы заменили на 'unknown'. Ещё предстоит увидеть, не повредят ли исследованию пропуски в колонке genre.

Теперь можно перейти к проверке гипотез.

## Проверка гипотез

## Сравнение поведения пользователей двух столиц

Первая гипотеза утверждает, что пользователи по-разному слушают музыку в Москве и Санкт-Петербурге. Проверьте это предположение по данным о трёх днях недели — понедельнике, среде и пятнице. Для этого:

- Разделите пользователей Москвы и Санкт-Петербурга.
- Сравните, сколько треков послушала каждая группа пользователей в понедельник, среду и пятницу.

### Задание 18

Для тренировки сначала выполните каждый из расчётов по отдельности.

Оцените активность пользователей в каждом городе. Сгруппируйте данные по городу и посчитайте прослушивания в каждой группе.

```
In [18]: # Πο∂ςчёm προς ηγωυβαний β καждом городе

cities_play_count = df.groupby('city')['city'].count()

cities_play_count

Out[18]:

City

Moscow

A2741

Saint-Petersburg

18512
```

В Москве прослушиваний больше, чем в Петербурге. Из этого не следует, что московские пользователи чаще слушают музыку. Просто самих пользователей в Москве больше.

#### Задание 19

Name: city, dtype: int64

Теперь сгруппируйте данные по дню недели и посчитайте прослушивания в понедельник, среду и пятницу. Учтите, что в данных есть информация о прослушиваниях только за эти дни.

```
In [19]: # Подсчёт прослушиваний в каждый из трёх дней grouping_by_days = df.groupby('day')['city'].count() grouping_by_days

Out[19]: day Friday 21840 Monday 21354
```

В среднем пользователи из двух городов менее активны по средам. Но картина может измениться, если рассмотреть каждый город в отдельности.

## Задание 20

Wednesday 18059

Name: city, dtype: int64

Вы видели, как работает группировка по городу и по дням недели. Теперь напишите функцию, которая объединит два эти расчёта.

Создайте функцию number\_tracks(), которая посчитает прослушивания для заданного дня и города. Ей понадобятся два параметра:

- день недели,
- название города.

В функции сохраните в переменную строки исходной таблицы, у которых значение:

- в колонке day равно параметру day,
- в колонке city равно параметру city.

Для этого примените последовательную фильтрацию с логической индексацией (или сложные логические выражения в одну строку, если вы уже знакомы с ними).

Затем посчитайте значения в столбце user\_id получившейся таблицы. Результат сохраните в новую переменную. Верните эту переменную из функции.

```
In [20]: # <coздание функции number_tracks()>
         # Объявляется функция с двумя параметрами: day, city.
         def number_tracks(day, city):
         # В переменной track_list сохраняются те строки таблицы df, для которых
         # значение в столбце 'day' равно параметру day и одновременно значение
         # в столбце 'city' равно параметру city (используйте последовательную фильтрацию
         # с помощью логической индексации или сложные логические выражения в одну строку, если вы уже
             track_list = df[df['day'] == day]
             track_list = track_list[track_list['city'] == city]
         # В переменной track list count сохраняется число значений столбца 'user id',
         # paccчитанное методом count() для таблицы track_list.
             track_list_count = track_list['user_id'].count()
         # Функция возвращает число - значение track_list_count.
             return track_list_count
         # Функция для подсчёта прослушиваний для конкретного города и дня.
         # С помощью последовательной фильтрации с логической индексацией она
         # сначала получит из исходной таблицы строки с нужным днём,
         # затем из результата отфильтрует строки с нужным городом,
         # методом count() посчитает количество значений в колонке user_id.
         # Это количество функция вернёт в качестве результата
```

#### Задание 21

Вызовите number\_tracks() шесть раз, меняя значение параметров — так, чтобы получить данные для каждого города в каждый из трёх дней.

```
In [21]: # количество прослушиваний в Москве по понедельникам number_tracks('Monday', 'Moscow')

Out[21]: # количество прослушиваний в Санкт-Петербурге по понедельникам number_tracks('Monday', 'Saint-Petersburg')

Out[22]: # количество прослушиваний в Москве по средам number_tracks('Wednesday', 'Moscow')
```

```
Out[23]:
In [24]:
         # количество прослушиваний в Санкт-Петербурге по средам
         number tracks('Wednesday', 'Saint-Petersburg')
         7003
Out[24]:
In [25]:
         # количество прослушиваний в Москве по пятницам
         number_tracks('Friday', 'Moscow')
         15945
Out[25]:
         # количество прослушиваний в Санкт-Петербурге по пятницам
In [26]:
         number_tracks('Friday', 'Saint-Petersburg')
         5895
Out[26]:
```

#### Задание 22

11056

Создайте с помощью конструктора pd.DataFrame таблицу, где

- названия колонок ['city', 'monday', 'wednesday', 'friday'];
- данные результаты, которые вы получили с помощью number\_tracks.

#### Out[27]:

0	city	monday	wednesday friday			
0	Moscow	15740	11056 7003	15945		
1	Saint-Petersburg	5614	7003	5895		

## Выводы

Данные показывают разницу поведения пользователей:

- В Москве пик прослушиваний приходится на понедельник и пятницу, а в среду заметен спад.
- В Петербурге, наоборот, больше слушают музыку по средам. Активность в понедельник и пятницу здесь почти в равной мере уступает среде.

Значит, данные говорят в пользу первой гипотезы.

## Музыка в начале и в конце недели

Согласно второй гипотезе, утром в понедельник в Москве преобладают одни жанры, а в Петербурге — другие. Так же и вечером пятницы преобладают разные жанры — в зависимости от города.

## Задание 23

Сохраните таблицы с данными в две переменные:

- по Москве в moscow\_general;
- по Санкт-Петербургу в spb\_general.

```
In [28]: # получение таблицы moscow_general из тех строк таблицы df, # для которых значение в столбце 'city' равно 'Moscow' moscow_general = df[df['city'] == 'Moscow']
```

In [29]: # получение таблицы spb\_general из тех строк таблицы df,
# для которых значение в столбце 'city' равно 'Saint-Petersburg'
spb\_general = df[df['city'] == 'Saint-Petersburg']
spb\_general

: _		user_id	track	artist	genre	city	time	day
	0	FFB692EC	Kamigata To Boots	The Mass Missile	rock	Saint- Petersburg	20:28:33	Wednesday
	2	20EC38	Funiculì funiculà	Mario Lanza	pop	Saint- Petersburg	20:58:07	Wednesday
	3	A3DD03C9	Dragons in the Sunset	Fire + Ice	folk	Saint- Petersburg	08:37:09	Monday
	5	842029A1	Преданная	IMPERVTOR	rusrap	Saint- Petersburg	13:09:41	Friday
	9	E772D5C0	Pessimist	unknown	dance	Saint- Petersburg	21:20:49	Wednesday
	•••							
	65063	D94F810B	Theme from the Walking Dead	Proyecto Halloween	film	Saint- Petersburg	21:14:40	Monday
	65064	BC8EC5CF	Red Lips: Gta (Rover Rework)	Rover	electronic	Saint- Petersburg	21:06:50	Monday
	65065	29E04611	Bre Petrunko	Perunika Trio	world	Saint- Petersburg	13:56:00	Monday
	65066	1B91C621	(Hello) Cloud Mountain	sleepmakeswaves	postrock	Saint- Petersburg	09:22:13	Monday
	65075	D08D4A55	Maybe One Day (feat. Black Spade)	Blu & Exile	hiphop	Saint- Petersburg	10:00:00	Monday

18512 rows × 7 columns

## Задание 24

Out[29]:

Создайте функцию genre\_weekday() с четырьмя параметрами:

- таблица (датафрейм) с данными,
- день недели,
- начальная временная метка в формате 'hh:mm',
- последняя временная метка в формате 'hh:mm'.

Функция должна вернуть информацию о топ-10 жанров тех треков, которые прослушивали в указанный день, в промежутке между двумя отметками времени.

```
In [30]: # Объявление функции genre_weekday() с параметрами table, day, time1, time2, # которая возвращает информацию о самых популярных жанрах в указанный день в # заданное время: # 1) в переменную genre_df сохраняются те строки переданного датафрейма table, для # которых одновременно:
```

```
- значение в столбце day равно значению аргумента day
#
    - значение в столбце time больше значения аргумента time1
     - значение в столбце time меньше значения аргумента time2
   Используйте последовательную фильтрацию с помощью логической индексации.
# 2) сгруппировать датафрейм genre df по столбцу genre, взять один из его
     столбцов и посчитать методом count() количество записей для каждого из
#
     присутствующих жанров, получившийся Series записать в переменную
     genre df count
# 3) отсортировать genre df count no убыванию встречаемости и сохранить
     в переменную genre df sorted
# 4) вернуть Series из 10 первых значений genre df sorted, это будут топ-10
     популярных жанров (в указанный день, в заданное время)
def genre weekday(table, day, time1, time2):
    # последовательная фильтрация
    # оставляем в genre df только те строки df, у которых день равен day
    genre df = table[table['day'] == day]
    # оставляем в genre df только те строки genre df, у которых время меньше time2
    genre df = genre df[genre df['time'] < time2]</pre>
    # оставляем в genre_df только те строки genre_df, у которых время больше time1
    genre df = genre df[genre df['time'] > time1]
    # сгруппируем отфильтрованный датафрейм по столбцу с названиями жанров, возьмём столбец д
    genre df count = genre df.groupby('genre')['genre'].count()
    # отсортируем результат по убыванию (чтобы в начале Series оказались самые популярные жан
    genre_df_sorted = genre_df_count.sort_values(ascending=False)
    # вернём Series с 10 самыми популярными жанрами в указанный отрезок времени заданного дня
    return genre_df_sorted[:10]
Задание 25
Сравните результаты функции genre weekday() для Москвы и Санкт-Петербурга в понедельник
утром (с 7:00 до 11:00) и в пятницу вечером (с 17:00 до 23:00):
# объекты, хранящие время, являются строками и сравниваются как строки
```

```
In [31]: # вызов функции для утра понедельника в Москве (вместо df — таблица moscow general)
         # пример вызова: genre_weekday(moscow_general, 'Monday', '07:00', '11:00')
         genre_weekday(moscow_general, 'Monday', '07:00', '11:00')
         genre
Out[31]:
         pop
                        781
                        549
         dance
         electronic
                        480
                        474
         rock
         hiphop
                        286
         ruspop
                        186
         world
                        181
                        175
         rusran
         alternative
                        164
         unknown
                        161
         Name: genre, dtype: int64
In [32]: # вызов функции для утра понедельника в Петербурге (вместо df — таблица spb general)
         genre_weekday(spb_general, 'Monday', '07:00', '11:00')
```

```
218
         pop
                      182
         dance
         rock
                      162
         electronic
                     147
         hiphop
                      80
                      64
         ruspop
         alternative
                      58
                      55
         rusrap
         iazz
                       44
         classical 40
         Name: genre, dtype: int64
In [33]: # вызов функции для вечера пятницы в Москве
         genre weekday(moscow general, 'Friday', '17:00', '23:00')
         genre
Out[33]:
         pop
                       713
         rock
                      517
                      495
         dance
         electronic
                      482
         hiphop
                       273
         world
                      208
         ruspop
                     170
         alternative 163
         classical
                     163
         rusrap
                       142
         Name: genre, dtype: int64
In [34]: # вызов функции для вечера пятницы в Петербурге
         genre_weekday(spb_general, 'Friday', '17:00', '23:00')
        genre
Out[34]:
                       256
         pop
         electronic
                      216
         rock
                      216
                      210
         dance
                      97
         hiphop
         alternative
                      63
         iazz
                      61
         classical
                      60
                       59
         rusrap
                       54
         world
         Name: genre, dtype: int64
```

### Выводы

genre

Out[32]:

Если сравнить топ-10 жанров в понедельник утром, можно сделать такие выводы:

- 1. В Москве и Петербурге слушают похожую музыку. Единственное отличие в московский рейтинг вошёл жанр "world", а в петербургский джаз и классика.
- 2. В Москве пропущенных значений оказалось так много, что значение 'unknown' заняло десятое место среди самых популярных жанров. Значит, пропущенные значения занимают существенную долю в данных и угрожают достоверности исследования.

Вечер пятницы не меняет эту картину. Некоторые жанры поднимаются немного выше, другие спускаются, но в целом топ-10 остаётся тем же самым.

Таким образом, вторая гипотеза подтвердилась лишь частично:

- Пользователи слушают похожую музыку в начале недели и в конце.
- Разница между Москвой и Петербургом не слишком выражена. В Москве чаще слушают русскую популярную музыку, в Петербурге джаз.

Однако пропуски в данных ставят под сомнение этот результат. В Москве их так много, что рейтинг топ-10 мог бы выглядеть иначе, если бы не утерянные данные о жанрах.

## Жанровые предпочтения в Москве и Петербурге

Гипотеза: Петербург — столица рэпа, музыку этого жанра там слушают чаще, чем в Москве. А Москва — город контрастов, в котором, тем не менее, преобладает поп-музыка.

### Задание 26

Сгруппируйте таблицу moscow\_general по жанру и посчитайте прослушивания треков каждого жанра методом count(). Затем отсортируйте результат в порядке убывания и сохраните его в таблице moscow genres.

```
In [35]: # одной строкой: группировка таблицы товсоw_general по столбцу 'genre',
# подсчёт числа значений 'genre' в этой группировке методом count(),
# сортировка получившегося Series в порядке убывания и сохранение в товсоw_genres

moscow_genres = moscow_general.groupby('genre')['genre'].count().sort_values(ascending=False)
```

#### Задание 27

Выведите на экран первые десять строк moscow\_genres:

```
In [36]:
         # просмотр первых 10 строк тоссоw genres
         moscow_genres.head(10)
         genre
Out[36]:
                      5892
         pop
                     4435
         dance
                     3965
         rock
         electronic
                     3786
                     2096
         hiphop
                     1616
         classical
                     1432
         world
         alternative 1379
                      1372
         ruspop
                      1161
         rusrap
         Name: genre, dtype: int64
```

### Задание 28

Теперь повторите то же и для Петербурга.

Сгруппируйте таблицу spb\_general по жанру. Посчитайте прослушивания треков каждого жанра. Результат отсортируйте в порядке убывания и сохраните в таблице spb\_genres :

```
In [37]: # одной строкой: группировка таблицы spb_general по столбцу 'genre',
# подсчёт числа значений 'genre' в этой группировке методом count(),
# сортировка получившегося Series в порядке убывания и сохранение в spb_genres
spb_genres = spb_general.groupby('genre')['genre'].count().sort_values(ascending=False)
```

#### Задание 29

Выведите на экран первые десять строк spb\_genres:

```
In [38]: spb_genres.head(10)
```

world 515
Name: genre, dtype: int64

### Выводы

rusrap

ruspop

Гипотеза частично подтвердилась:

564

538

- Поп-музыка самый популярный жанр в Москве, как и предполагала гипотеза. Более того, в топ-10 жанров встречается близкий жанр русская популярная музыка.
- Вопреки ожиданиям, рэп одинаково популярен в Москве и Петербурге.

## Итоги исследования

Вы проверили три гипотезы и установили:

1. День недели по-разному влияет на активность пользователей в Москве и Петербурге.

Первая гипотеза полностью подтвердилась.

- 1. Музыкальные предпочтения не сильно меняются в течение недели будь то Москва или Петербург. Небольшие различия заметны в начале недели, по понедельникам:
- в Москве слушают музыку жанра "world",
- в Петербурге джаз и классику.

Таким образом, вторая гипотеза подтвердилась лишь отчасти. Этот результат мог оказаться иным, если бы не пропуски в данных.

1. Во вкусах пользователей Москвы и Петербурга больше общего чем различий. Вопреки ожиданиям, предпочтения жанров в Петербурге напоминают московские.

Третья гипотеза не подтвердилась. Если различия в предпочтениях и существуют, на основной массе пользователей они незаметны.

**На практике исследования содержат проверки статистических гипотез.** Из данных одного сервиса не всегда можно сделать вывод о всех жителях города. Проверки статистических гипотез покажут, насколько они достоверны, исходя из имеющихся данных. С методами проверок гипотез вы ещё познакомитесь в следующих темах.