

## Групповой проект 1

Подготовили: Нелепова Дарья Фадеенкова Екатерина Калашникова Мария Ившина Александра Фролова Юлия Чепорев Никита

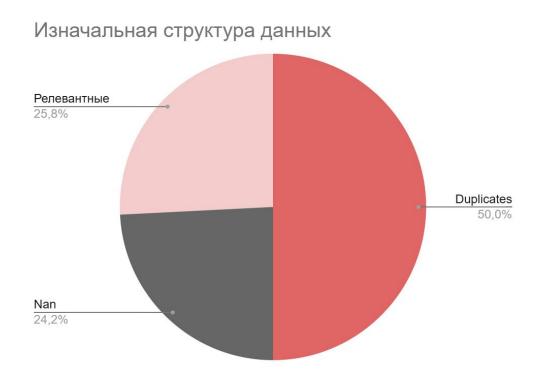
# Подготовка данных

## Очистка и подготовка данных

- title
- rating
- ratingLevel
- ratingDescription
- release year
- user rating score
- user rating size

- title
- rating\_description
- release\_year
- user\_rating\_score

## NaN и duplicates



## Как решали проблему:

- 1. Дроп дубликатов
- 2. Подключение внешних датасетов
- 3. Работа с двумя датасетами параллельно

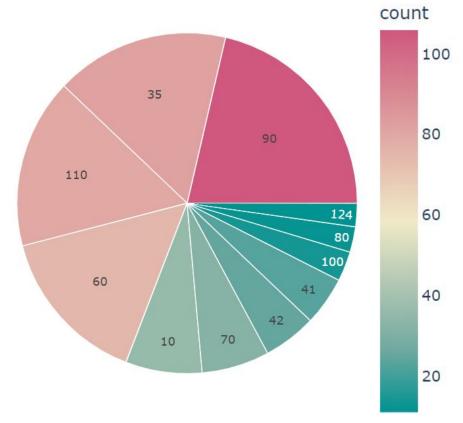
# **EDA**

### Распределение шоу по рейтинговым категориям

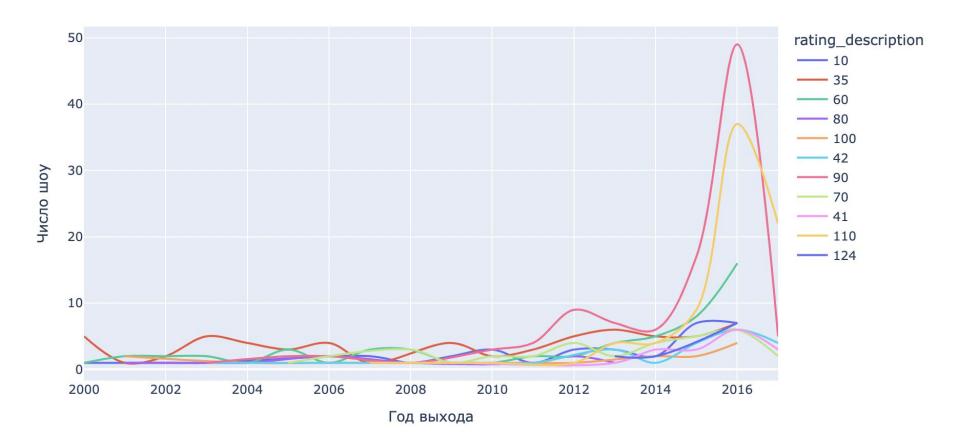


110: For mature audiences. May not be suitable for children under 17. 60: Parental guidance suggested. May not be suitable for children.

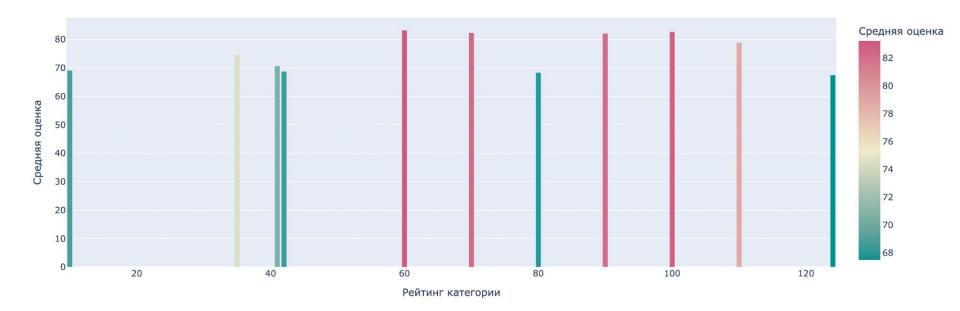
10: Suitable for all ages.
70: Parental guidance suggested. May not be suitable for children.
42: Suitable for children ages 7 and older. Content may be mild.
41: Suitable for children ages 7 and older.
100: Strong violence, sexual content and adult language.
80: Crude and sexual humor, language and some drug use.
124: This movie has not been rated. Intended for adult audiences.



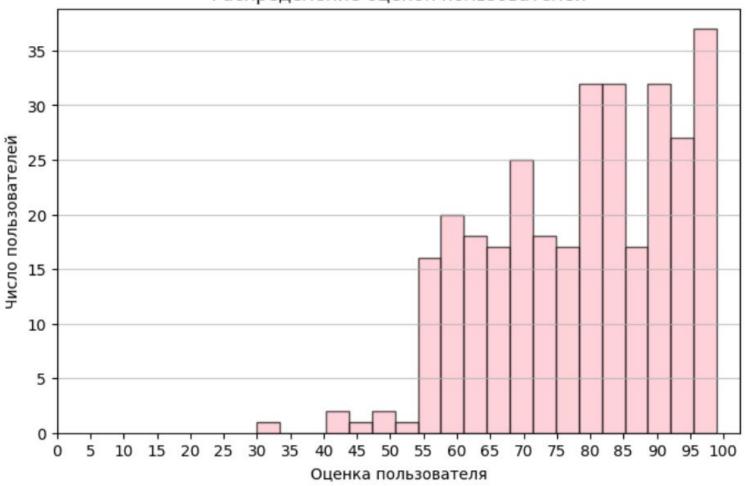
### Изменение количества шоу по рейтинговым категориям (с 2000 года)



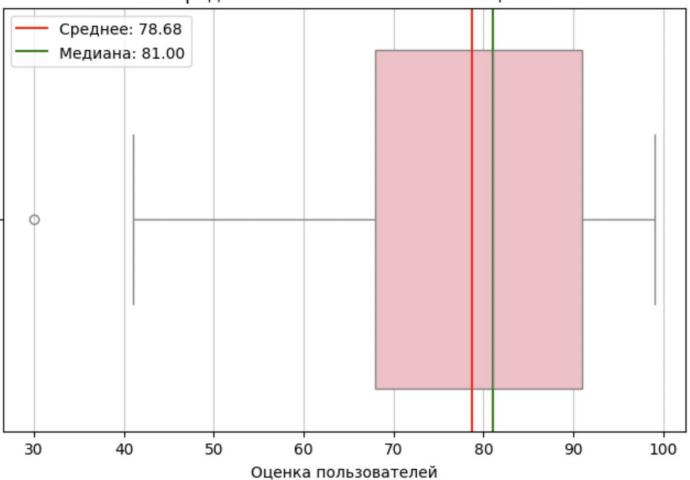
#### Средний рейтинг пользователей для каждой категории



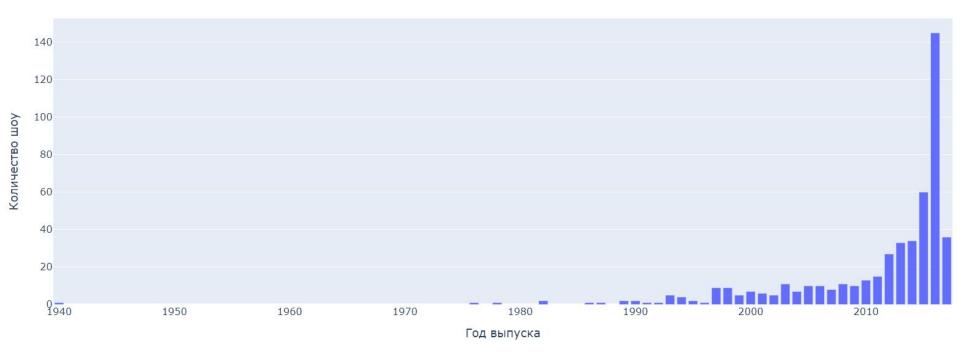
## Распределение оценок пользователей

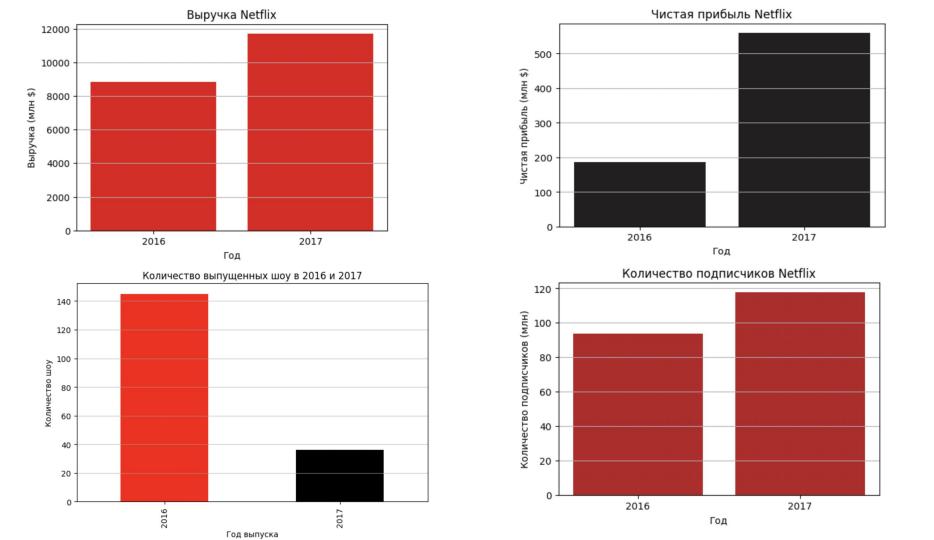


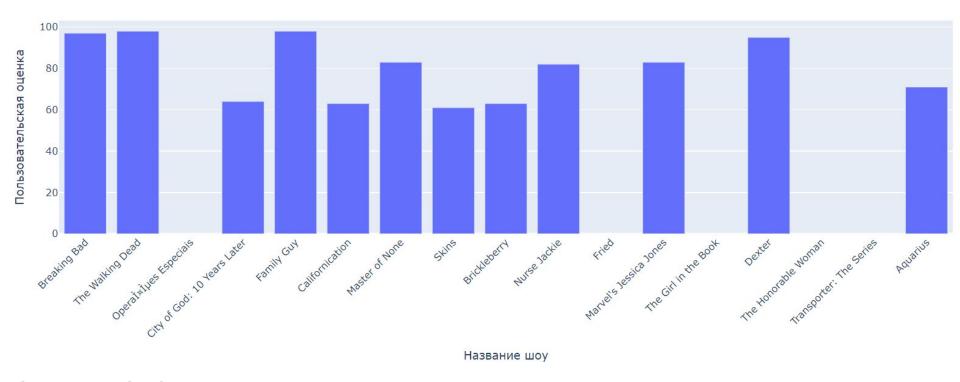
## Распределение пользовательских оценок



#### Распределение количества запущенных шоу по годам







## Сравнение Californication с оценками по всем шоу из датасета:

Параметр	Значение по Californication	Среднее по датасету	Медиана по датасету	Мин. значение в датасете	Макс. значение в датасете
0 Средняя оценка пользователей	63	78.679365	81.0	30.0	99.0

## Важные признаки, отсутствующие в данных, но влияющие на успешность шоу

Признак	Тип данных	Влияние на успешность шоу
Бюджет	int (млн	Высокий бюджет позволяет делать масштабные съемки, использовать
производства	\$)	спецэффекты и привлекать известных актеров.
<b>Длительность</b> int (дн		Чем дольше снимается сериал, тем более он может быть проработан,
съемок		но задержки могут указывать на проблемы в продакшене.
Режиссер	str	Известные режиссеры привлекают аудиторию и задают стиль проекта.
Команда	int (кол-	Чем больше людей участвует в создании сериала, тем выше
	во Людей)	вероятность качественного продакшена и сложного сценария.

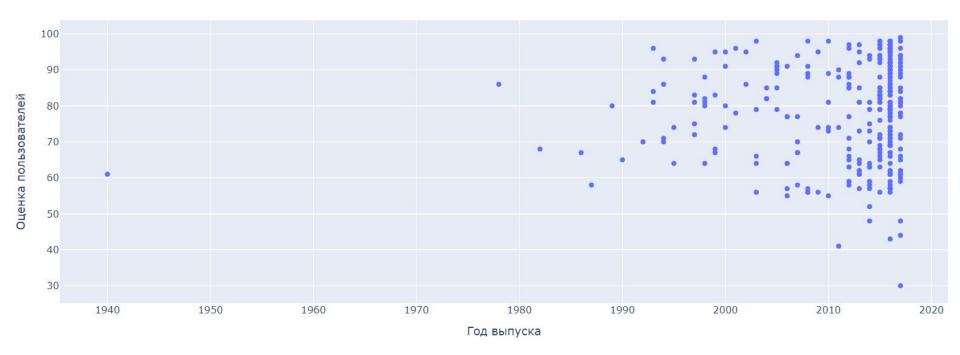




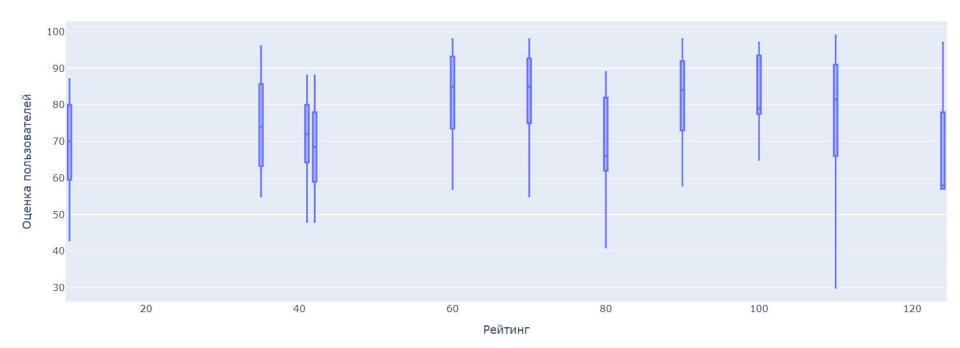




#### Зависимость оценок от года выпуска



### Зависимость оценок от рейтинга



## Источник данных и метод сбора информации

Данные охватывают шоу с 1940 по 2017 год

Источник	
Netflix (платформа)	Прямые оценки пользователей (до 2017 года 5-звездочная система, после – лайк/дизлайк).
IMDb (Internet Movie Database)	Рейтинги пользователей и метаданные о шоу, особенно для проектов до 2007 года.
Автоматический парсинг	Данные могли быть собраны автоматически с IMDb, Netflix, Metacritic и других платформ.

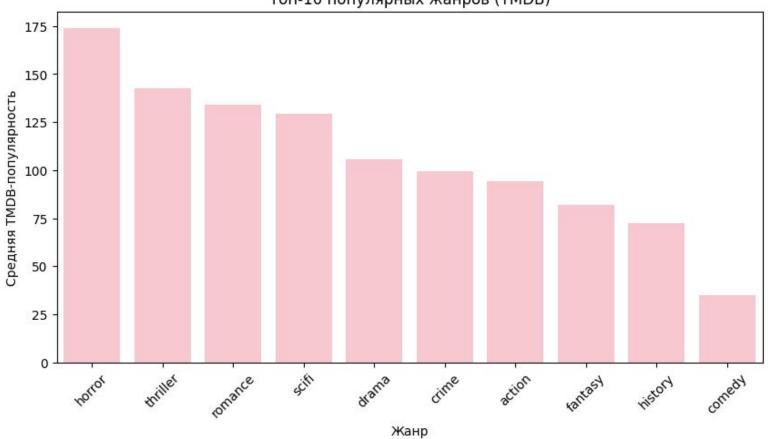




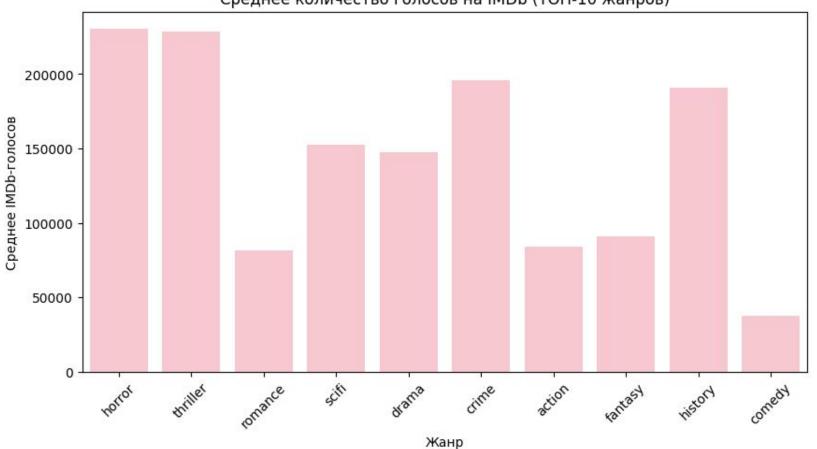


# Исследование контента по жанрам

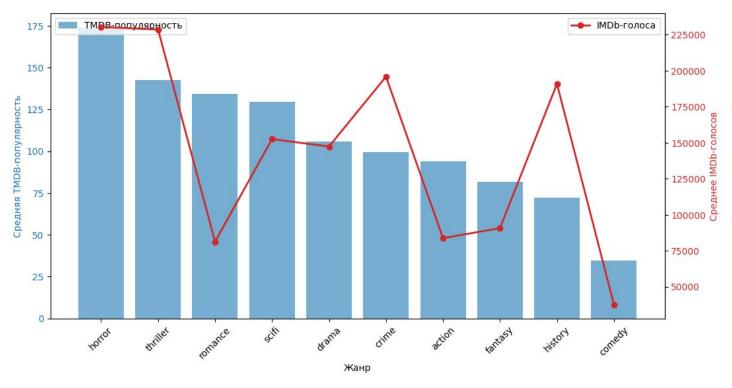




Среднее количество голосов на IMDb (ТОП-10 жанров)



Топ-10 популярных жанров: TMDB vs IMDb

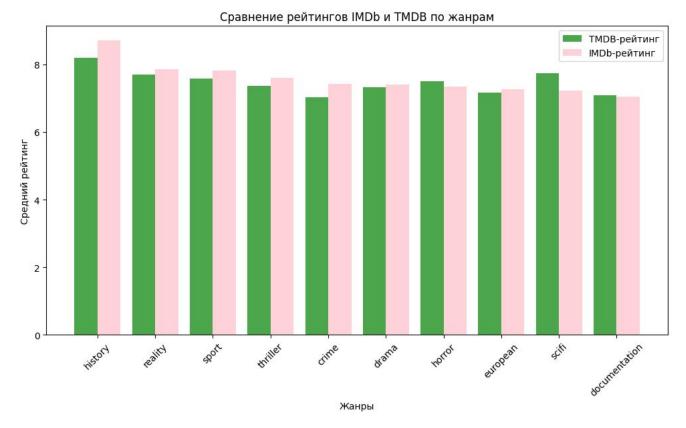


Ужасы и триллеры — основной драйвер обсуждений.

Значит, инвестировать в эксклюзивные хорроры и триллеры — хорошая идея.

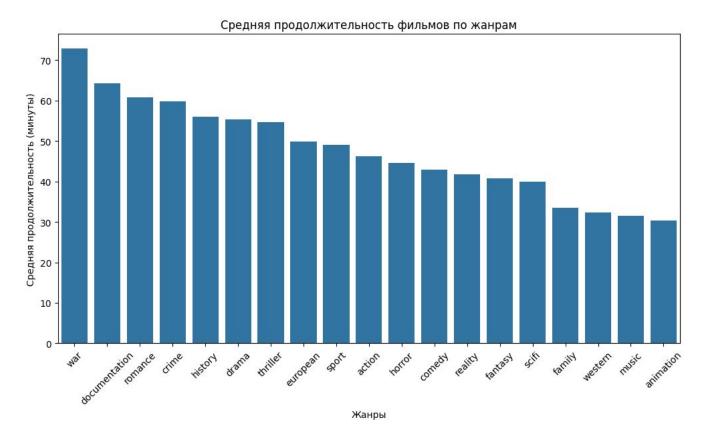
Фантастика и драмы привлекают много зрителей, но с чуть меньшей вовлеченностью.

Их стоит активно продвигать, но не ожидать взрывной активности



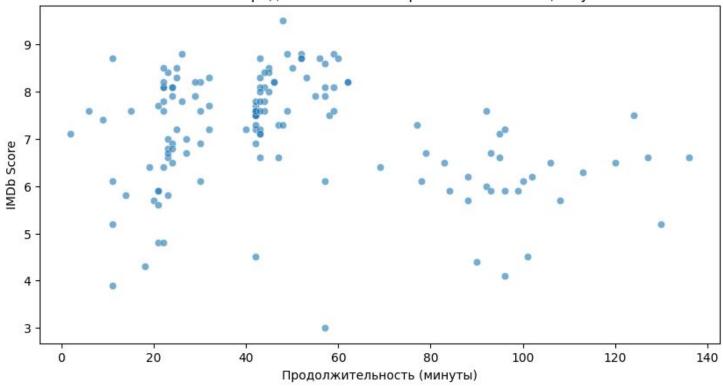
Если цель — гарантированный хит (из предыдущего графика) с высокими оценками (текущий график), стоит инвестировать в триллеры и криминальные фильмы.

Это отличный выбор для массового успеха и высоких рейтингов.

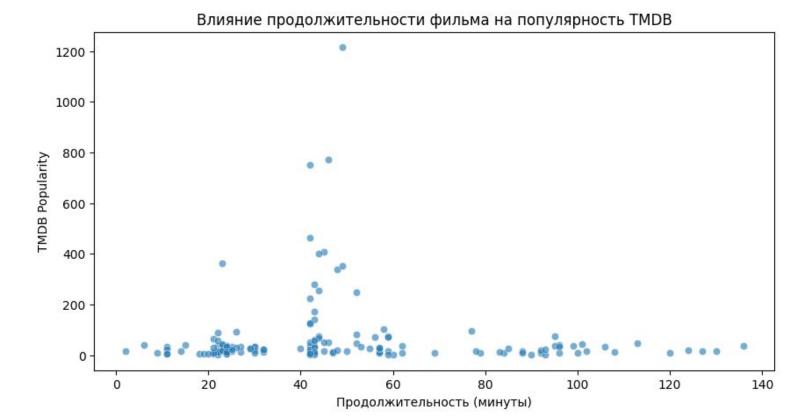


Документальные (documentation) и военные (war) имеют большую продолжительность. Комедии, ужасы и боевики обычно короче.



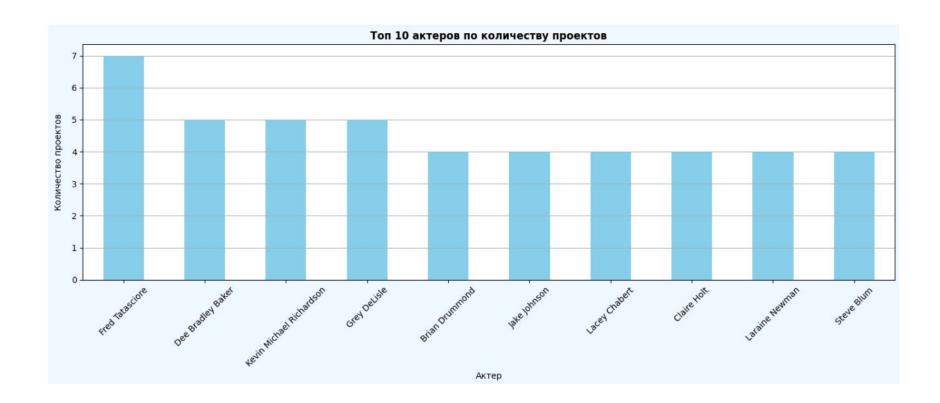


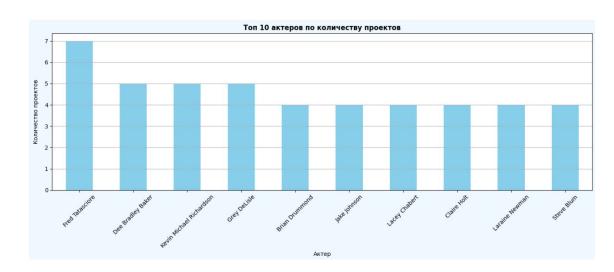
Длина фильма слабо влияет на IMDb-оценку (корреляция -0.22)

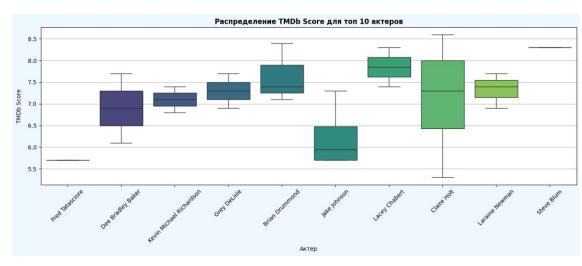


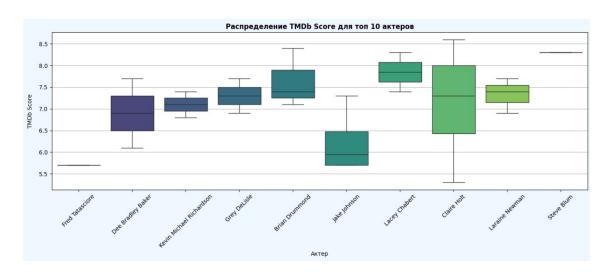
Длина фильма практически не влияет на популярность TMDB (корреляция -0.045)

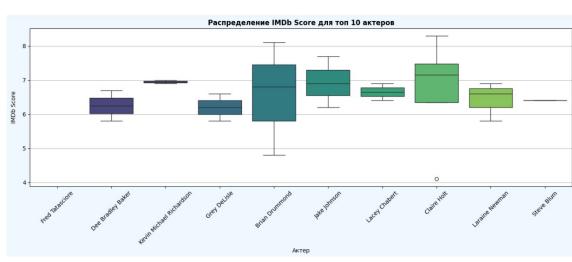
# Исследование актерских составов

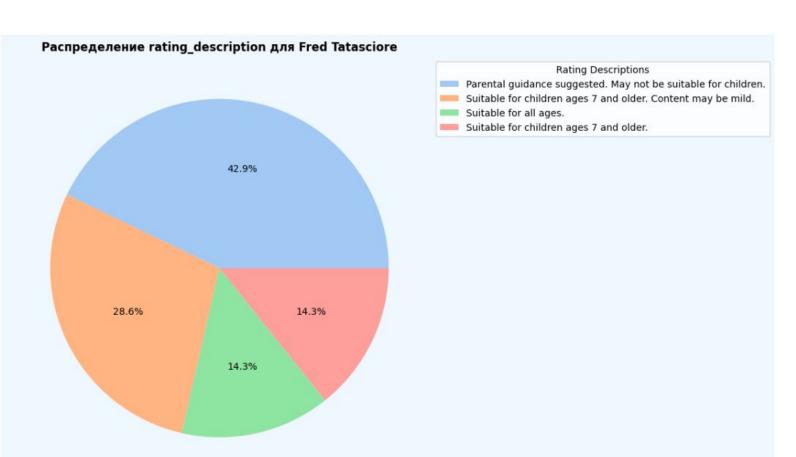


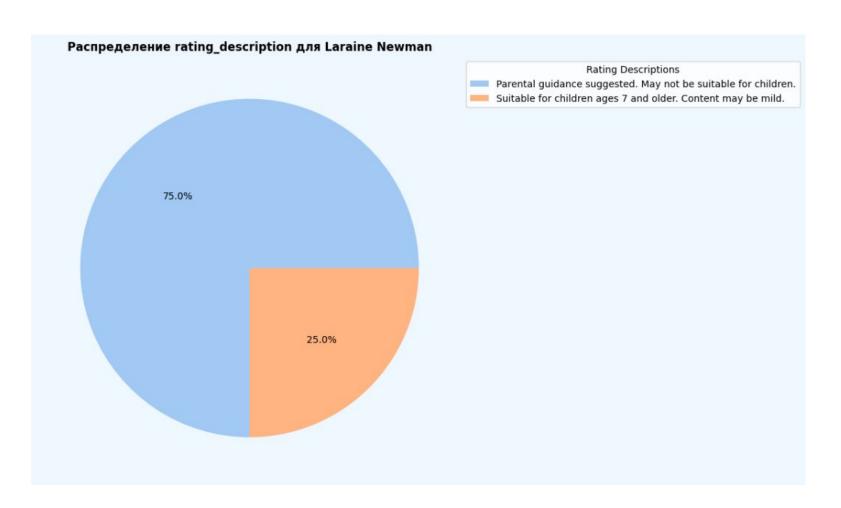


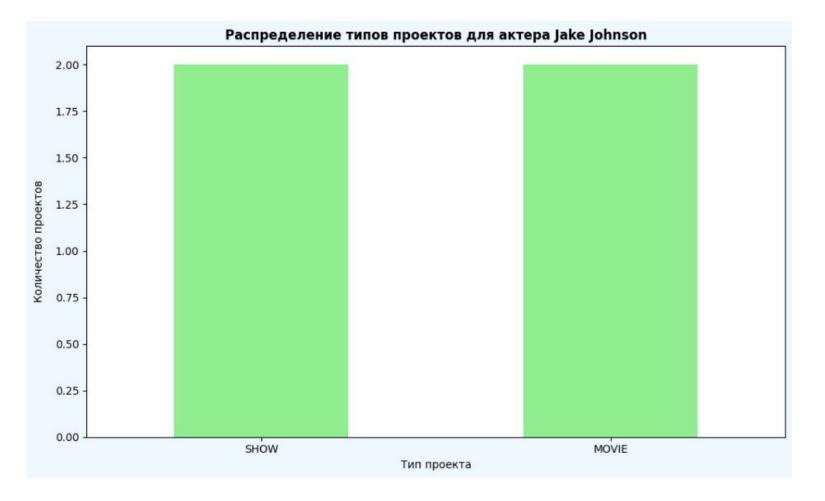






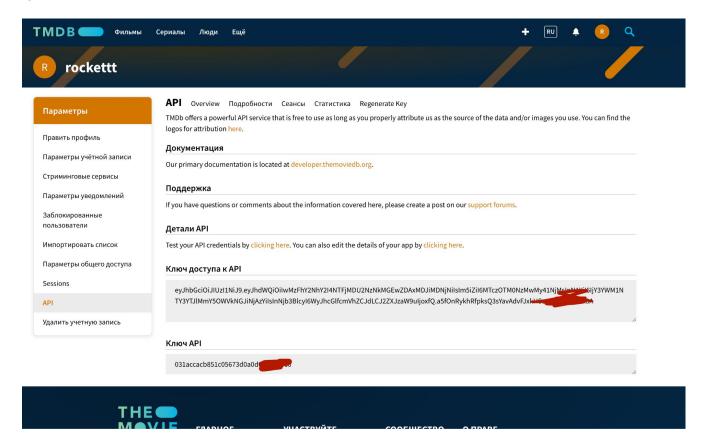






# Применения средств feature engineering

## Загружаем данные с помощью TMDb API



## Получаем budget и revenue

```
imdb score
               imdb votes tmdb popularity tmdb score
                                                              budget \
12
           4.5
                   83519.0
                                     43.924
                                                    4.2
                                                          40000000.0
           6.6
                    7304.0
                                     38.145
                                                    7.5
                                                          13938145.0
78
           5.9
                    9458.0
                                      8.106
                                                           9900000.0
191
           7.5
                  255099.0
                                     19.789
                                                    7.4
                                                          53000000.0
202
                                     37.237
           6.6
                  100705.0
                                                         135000000.0
                       roi
         revenue
12
             0.0 - 1.000000
      30169000.0
                 1.164492
      23600000.0 1.383838
191
      83300000.0 0.571698
     368871007.0 1.732378
```

## Считаем roi

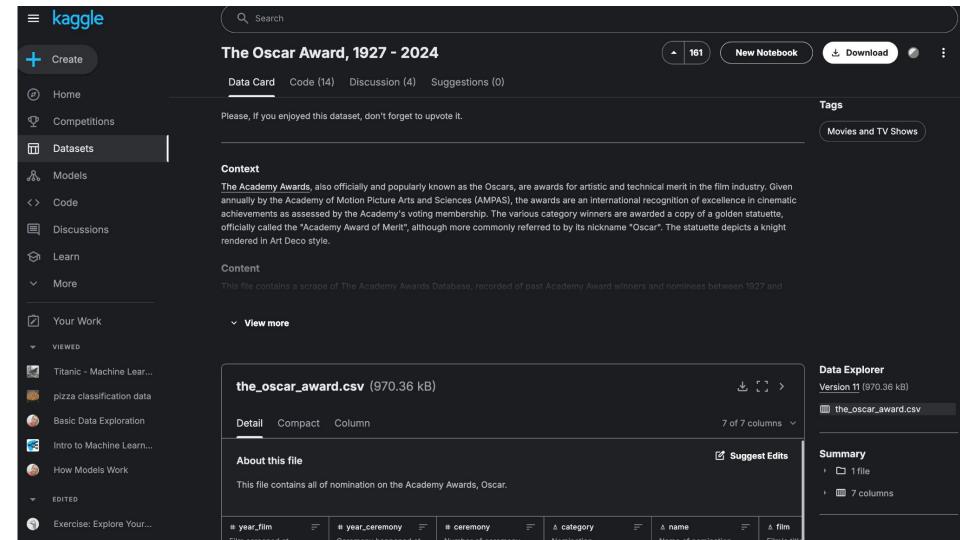
```
df['roi'] = (df['revenue'] - df['budget']) / df['budget']
```

## Смотрим корреляцию и делаем вывод что:

Корреляционная матрица:								
	roi	user_rating_score	imdb_score	tmdb_score				
roi	1.000000	-0.311258	0.260962	0.173652				
user_rating_sco	re -0.311258	1.000000	-0.103557	-0.041828				
imdb_score	0.260962	-0.103557	1.000000	0.919951				
tmdb_score	0.173652	-0.041828	0.919951	1.000000				

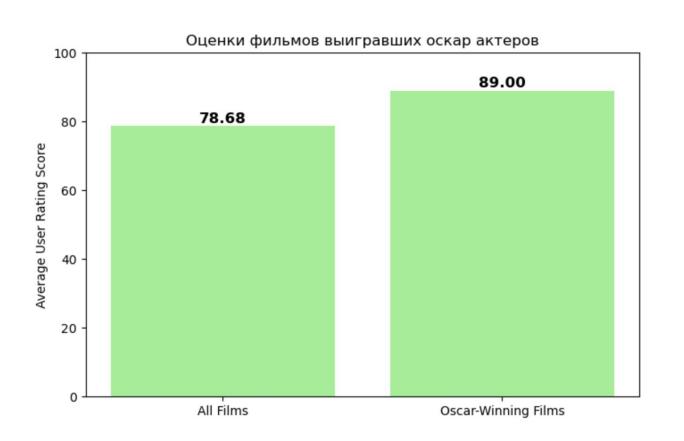
## Попробуем проверить гипотезу, известный актер = более высокая

оценка?



```
df_2 = pd.read_csv('the_oscar_award.csv')
print(df 2.head(5))
   year film
               year ceremony
                               ceremony category
                                                                   name
0
        1927
                        1928
                                            ACTOR
                                                   Richard Barthelmess
                                            ACTOR
        1927
                        1928
                                                         Emil Jannings
        1927
                        1928
                                         ACTRESS
                                                        Louise Dresser
3
                        1928
                                         ACTRESS
        1927
                                                          Janet Gaynor
4
        1927
                        1928
                                         ACTRESS
                                                        Gloria Swanson
                film
                      winner
          The Noose
                       False
   The Last Command
                        True
    A Ship Comes In
                       False
3
         7th Heaven
                        True
     Sadie Thompson
                       False
```





вывод?



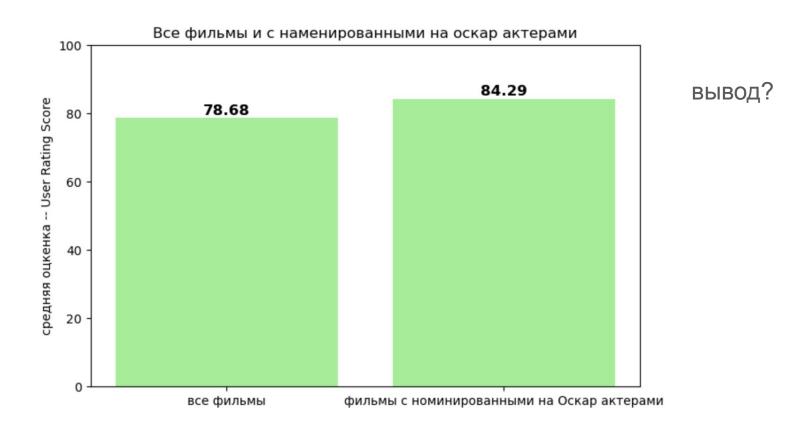
вывод?





## Посмотрим фильмы с людьми которых хотя бы просто номинировали







## Значит появляется новая фича

есть ли номинированный актер в фильме:True False