### МИНОБРНАУКИ РОССИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Южный федеральный университет» Институт высоких технологий и пьезотехники Кафедра прикладной информатики и инноватики



# Отчет по проекту «Сбор, предобработка и анализ данных о самых популярных фильмах IMDB»

Выполнили студентки Ковалева Наталья Владимировна Гончарова Елизавета Сергеевна

### Введение

Анализ данных об успешных фильмах, собранных с платформы IMDB, представляет собой важное исследование в области кинематографии и аналитики. С учетом растущей популярности онлайн-рейтингов и рецензий, понимание факторов, влияющих на успех фильмов, становится ключевым для производителей и режиссеров. В данном контексте изучение процесса сбора, предобработки и анализа данных о самых популярных фильмах на IMDB является необходимым для выявления закономерностей и трендов в кинематографии.

Нами были поставлены следующие задачи:

### 1. Сбор данных:

- Получение информации о самых популярных фильмах на платформе IMDB.
- Извлечение данных, включая название, описание фильма, год выпуска и т.д.

### 2. Предобработка данных:

- Преобразование и стандартизация данных для дальнейшего анализа.
- Обработка пропущенных значений и дубликатов.

### 3. Анализ данных:

- Количество сборов в первом прокате, на внутреннем, международном и мировом рынке
  - Самый прибыльный жанр;
  - Окупаемость бюджета по кинокомпаниям
  - Категория МРАА с наибольшими мировыми продажами
  - Наиболее распространенная продолжительность фильма
  - Кассовые фильмы по году выпуска
  - Лучший месяц и день для выпуска фильма

### 4. Интерпретация результатов:

- Формулирование выводов на основе проведенного анализа данных.
- Подтверждение / опровержение поставленной гипотезы.

Также нами была выдвинута следующая гипотеза:

«Мы предпологаем, что день и месяц выпуска фильма не влияют на его успех и кассовые сборы».

# Описание Dataset

Этот dataset содержит информацию о 1000 самых кассовых фильмах Голивуда. Актуально по состоянию на 25 сентября 2023 года.

Эти данные были получены с нескольких сайтов и объединены для выполнения различных операций с данными. Данные были взяты с IMDB, Rotten Tomatoes и многих других сайтов.

# = интервал: идентификатор	▲ Заголовок Строка: Название фильма.	▲ Информация о ф = Строка: Краткое введение в фильмы	# Год = Строка: Имя дистрибьютора.	▲ Распределитель = Строка: Исходная дата выпуска.	≜ Бі int: Е про <i>і</i>
0 999	<b>988</b> уникальные ценности	<b>999</b> уникальные ценности	1937 год 2023 год	Warner Bros.       17%         Кинофильмы сту       16%         Другое (675)       68%	1500 1000 Друг
0	Аватар	Морской пехотинец, страдающий параличом нижних конечностей, отправленный на Луну Пандору с уникальной миссией, разрывается между преследованием	2009	Двадцатый век Фокс	237€
1	Мстители: Финал	После разрушительных событий «Мстителей: Война бесконечности» вселенная лежит в руинах. С помощью р	2019 год	Кинофильмы студии Уолта Диснея	356€
2	Аватар: Путь воды	Джейк Салли живет со своей новой семьей, образованной на	2022 год	Студии 20 века	14 £ (EME

# Ход работы

### Подготовка данных к анализу

Имеем датасет с лучшими фильмами по мнению imdb в формате csv со следующими данными:

ID – id фильма

Title – название

Movie Info – описание фильма

Year – год выпуска

Distributor – киностудия

Budget (in \$) – бюджет фильма

Domestic Opening (in \$) – сборы в первом прокате

Domestic Sales (in \$) – продажи на внутреннем рынке

International Sales (in \$) – Международные продажи фильма

World Wide Sales (in \$) – Мировые продажи фильма

Release Date – дата релиза

Genre – жанр

Running Time – продолжительность по времени

License – категории в соответствии с рейтинговой системой MPAA

Предобработка данных производилась с помощью pyspark в среде jypyter.

### 1. Создание DataFrame из csv файла

Использовали spark.read.csv(<path\_to\_file>), чтобы создать **dataframe** из файла CSV.

# 2. Преобразование типов данных

К сожалению, **Spark** может неправильно определить схему, поэтому её необходимо создать вручную.

ID-integer

Title – String

Movie\_info - String

Year-integer

Distributor – String

Budget – integer

 $Dom\_Opening-integer$ 

Dom\_Sales – integer

 $Intern\_Sales-integer$ 

WW\_Sales – integer

Release\_Date – date

Genre – String

Running\_Time – integer

License – String

Создали вышеприведённую схему в помощью SructType() и StructField(). Необходимые SQL типы импортировали из pyspark.sql.types

Увидели, что столбцы Release\_Date и Running\_Time имеют тип данных String. Необходимо преобразовать эти столбцы в типы Date и Integer, соответственно. Для того, чтобы последующие преобразования типов не потеряли наши данные, проверим каждый столбец на содержание значений Null. Для каждого столбца вывель количество нулевых значений.

Теперь преобразовади столбец Running\_Time таким образом, чтоб он имел IntegerType и из "2 hr 42 min" (String) стал 162 (integer).

Преобразовали столбец Release\_Date таким образом, чтоб он имел DateType и из "16-Dec-09" (String) стал 2009-12-16 (Date)

Снова проверили столбцы на содержание нулевых значений, чтоб контролировать утечку данных

Столбец "Жанр" содержит строковые значения, поэтому преобразовали их в значения списка.

Есть несколько повторяющихся названий различных дистрибьюторов:

- DreamWorks Distribution -> DreamWorks
- Twentieth Century Fox -> 20th Century Studios
- Sony Pictures Classics -> Sony Pictures Entertainment (SPE)
- United Artists -> United Artists Releasing

Объединили их.

# 3. Очистка дубликатов

Дубликатов не оказалось

# 4. Заполнение нулевых значений

Заполнили нулевые значения в Budget и DomOpening средним значением столбцов.

С помощью sql запросов заполнили строки с нулевым значением средним значением столбцов: Budget и DomOpening

Создали временное представление DataFrame и с помощью spark.sql нашла среднее значение Budget и DomOpening

Теперь мы избавились от нулевых значений

### 5. Сокращение наминала чисел стоимости

Изменили представление чисел стоимости, выделив целую часть миллиона доллров в столбцах Budget, DomOpening, Dom Sales, Intern Sales, WW Sales

### 6. Извлечение данных

Сохранили файлы в формате parquet, в который по умолчанию сохраняет spark.

Теперь структура данных файла имеет следующий вид:

ID – integer - id фильма

Title – String - название

Movie\_info – String - описание фильма

Year – integer - год выпуска

Distributor – String - киностудия

Budget\_in\_mill – integer - бюджет фильма

Dom\_Opening\_in\_mill – double – сборы в первом прокате в млн \$

Dom\_Sales\_in\_mill – double - продажи на внутреннем рынке в млн \$

Intern\_Sales\_in\_mill – double - Международные продажи фильма в млн \$

WW\_Sales\_in\_mill – double - Мировые продажи фильма в млн \$

Release\_Date – date - дата релиза

Genre – array(String) - жанр

Running\_Time – integer - продолжительность по времени в минутах

License – String - категории в соответствии с рейтинговой системой MPAA

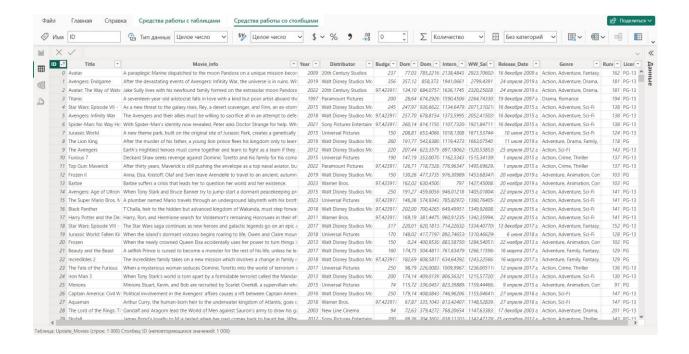
### Анализ данных

После структурирования датасет готов к проведению анализа. Для этого использовалась программа Power BI, куда мы загрузили данные в формате parquet

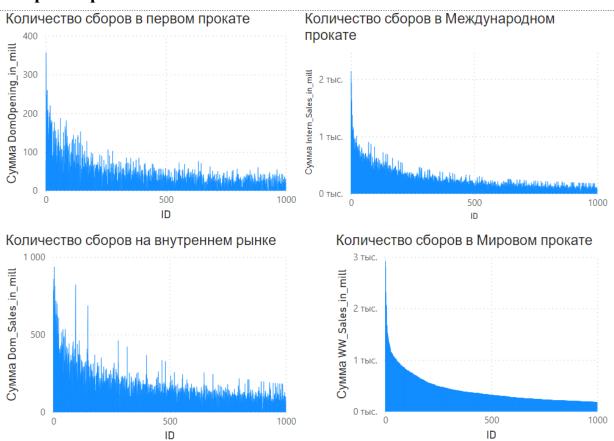
Вопросы для визуализации:

- 1. Количество сборов в первом прокате, на внутреннем, международном и мировом рынке
- 2. Самый прибыльный жанр;
- 3. Категория МРАА с наибольшими мировыми продажами
- 4. Наиболее распространенная продолжительность фильма
- 5. Кассовые фильмы по году выпуска
- 6. Лучший месяц и день для выпуска фильма
- 7. Окупаемость бюджета по кинокомпаниям

Общий вид файла parquet в Power BI выглядит следующим образом:



# 1. Количество сборов в первом прокате, на внутреннем, международном и мировом рынке

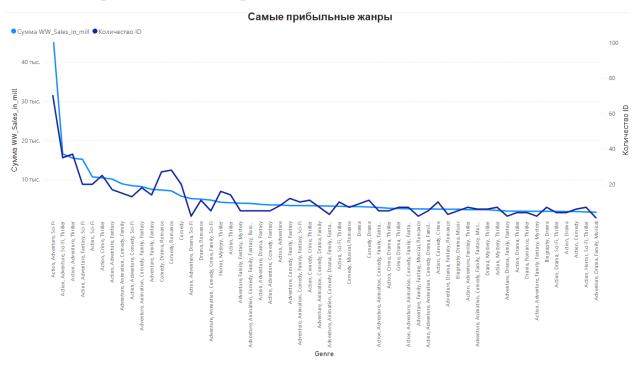


На диаграммах представлены данные о сборах фильмов в различных прокатных категориях. Каждая диаграмма показывает зависимость суммы сборов от ID фильмов.

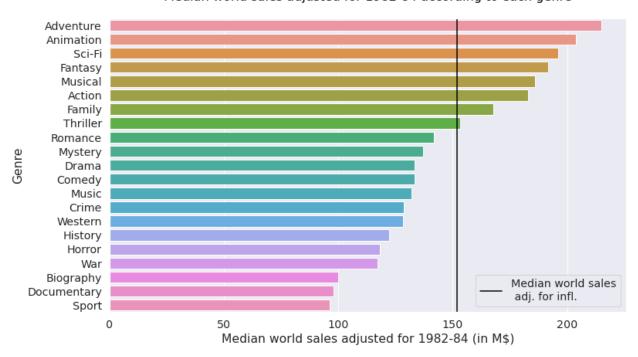
### Можно заметить, что:

- Сборы фильмов сильно варьируются, но наблюдается значительная концентрация фильмов с низкими сборами.
- Лишь небольшое количество фильмов способны собрать значительно больше, чем основная масса.

# 2. Самый прибыльный жанр



Median world sales adjusted for 1982-84 according to each genre



На диаграмме представлены данные о прибыльности различных жанров фильмов. Она показывает зависимость суммы мировых сборов (суммы WW Sales in mill) и количества фильмов (количество ID) от жанра.

Мы видим, что даже если у жанра меньше фильмов (меньше ID), он все равно может быть более прибыльным, что говорит о высоком качестве фильмов или их больших успехах на рынке.

### 3. Окупаемость бюджета по кинокомпаниям



Диаграмма представляет данные о сумме бюджетов и сумме мировых продаж (в миллионах долларов) по основным кинокомпаниям. По вертикальной оси расположены названия кинокомпаний, а по горизонтальной оси — суммы бюджетов (в светло-синем цвете) и суммы мировых продаж (в темно-синем цвете), выраженные в миллионах долларов.

### 4. Категория МРАА с наибольшими мировыми продажами

### Категория МРАА с наибольшими мировыми продажами

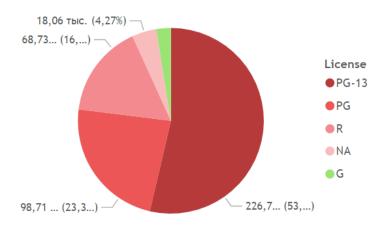


Диаграмма иллюстрирует категории возрастных рейтингов МРАА с наибольшими мировыми продажами.

На этой диаграмме мы можем увидеть, что категория PG-13 занимает наибольшую долю мировых продаж среди всех категорий MPAA, что составляет более половины всех продаж (53,... %). Это указывает на то, что фильмы с рейтингом PG-13 наиболее популярны и востребованы на мировом кинорынке.

# 5. Наиболее распространенная продолжительность фильма Наиболее распространенная продолжительность фильма

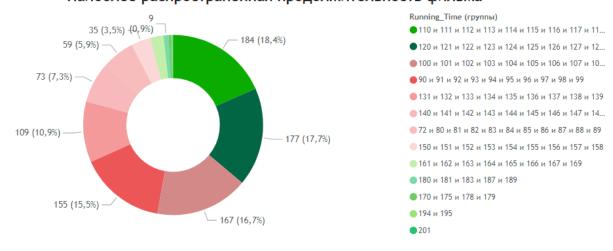


Диаграмма представляет данные о наиболее распространенной продолжительности фильмов, сгруппированных по интервалам времени. Каждый сектор кольцевой диаграммы соответствует различным интервалам продолжительности фильмов. Мы убедились, что наиболее распространенные категории:

- Фильмы с продолжительностью от 110 до 119 минут составляют наибольшую долю (18,4%), показывая, что это предпочтительное время для большинства современных фильмов.

# 6. Кассовые фильмы по году выпуска

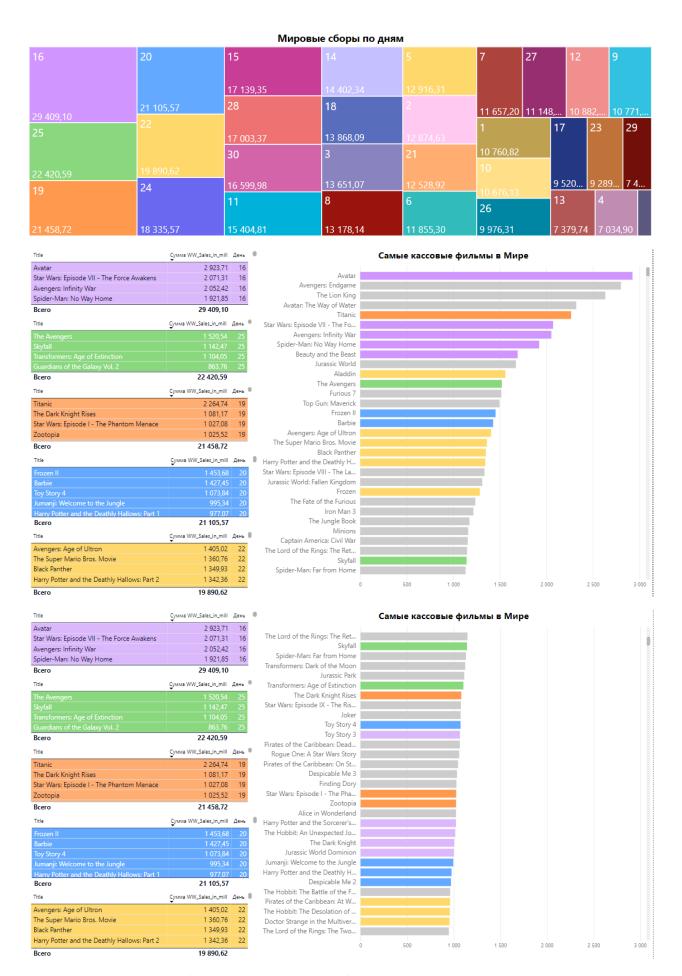


Диаграмма представляет данные о количестве кассовых фильмов по годам их выпуска. По оси "Х" (горизонтальная ось) показаны годы, начиная примерно с 1940 года и до 2020-х годов. По оси "Y" (вертикальная ось) представлено количество ID фильмов (что может трактоваться как количество кассовых фильмов).

Диаграмма иллюстрирует значительный рост числа кассовых фильмов с течением времени, с особенно резким увеличением после 1980-х годов и пик на протяжении 2000-х и 2010-х годов. Этот рост можно объяснить различными факторами, такими как технологические инновации, расширение рынка кино и изменение потребительских предпочтений.

# 7. Лучший месяц и день для выпуска фильма





На диаграммах изображены мировые сборы по дням:

- Объемы сборов по дням распределены и отображены в различных цветах для выделения каждого отдельного дня.
  - Наиболее прибыльные дни показывают наибольшие размеры блоков.

### Лучший месяц для выпуска фильма:

- Представлены мировые сборы по месяцам, что помогает определить, в какой месяц лучше выпускать фильм.
- Июнь, декабрь и май являются наиболее успешными месяцами с точки зрения сборов, тогда как январь и февраль менее прибыльны.

### Самые кассовые фильмы в мире:

- На диаграммах представлены данные о самых кассовых фильмах в мире по дням, разбитые по различным категориям (отображены разными цветами).
- Фильмы представлены с указанием их суммарных мировых сборов в миллионах долларов.
- Основные фильмы, такие как "Avatar", "Avengers: Endgame", "The Lion King" и другие, занимают верхние позиции с максимальными кассовыми сборами.

### Вывод

Изучение данных о самых популярных фильмах на IMDB позволяет опровергнуть гипотезу о том, что день и месяц выпуска фильма не влияют на его успех и кассовые сборы. Дети, уходящие на каникулы, играют значительную роль в успешности фильма и влияют на его кассовые показатели.

### 1. Время каникул:

- Дни и месяцы выпуска фильма могут совпадать с периодами детских каникул, что существенно влияет на количество зрителей и кассовые сборы.

### 2. Спрос во время отпусков:

- В периоды каникул растет спрос на кинопоказы, и дети становятся активными потребителями развлекательной продукции, что повышает вероятность успеха фильма.

Таким образом, дни и месяцы выпуска фильма не следует недооценивать, поскольку они могут оказывать существенное влияние на успех проекта и его финансовые результаты, особенно в контексте детей, уходящих на каникулы.