Universidade Estadual de Campinas

Departamento de Estatística

ME315 - Manipulação de Banco de Dados

Professor Benilton Carvalho

Análise de Dados IMDb: Tendências em Filmes e Séries Grupo A

Bernardo Abib - 236053

Juan Gabriel Sotomayor Lopes - 204303

Luiz Felipe de Oliveira Barbosa Nunes - $255403\,$

Marcel Hideki Sousa Adati - 242910

Pedro Constantino de Freitas - 253596

Yejee Kim - 204397

Campinas - SP Novembro de 2024 Conte'udo

Conte'udo

| 1 | Intr | rodução | 2 | | |
|---|-----------------|--|-----------|--|--|
| 2 | Met | todologia | 3 | | |
| | 2.1 | Unificação dos Bancos em SQLite | 3 | | |
| | 2.2 | Pergunta 1 | 4 | | |
| | | 2.2.1 Manipulação em SQLite | 4 | | |
| | | 2.2.2 Manipulação em Python | 6 | | |
| | 2.3 | Pergunta 2 | 7 | | |
| | | 2.3.1 Profissionais populares em filmes por área | 7 | | |
| | | 2.3.2 Profissionais populares e seus projetos mais populares | 7 | | |
| | 2.4 | Pergunta 3 | 8 | | |
| | | 2.4.1 Séries mais populares por década | 8 | | |
| | | 2.4.2 Filmes mais populares por década | 8 | | |
| | | 2.4.3 Episódios mais populares por década | 9 | | |
| 3 | Aná | álise e Resultados | 10 | | |
| | 3.1 | Análise Descritiva | 10 | | |
| | 3.2 | Pergunta 1 | 13 | | |
| | | 3.2.1 Quantificando a qualidade | 13 | | |
| | | 3.2.2 Relação entre Número de episódios e Avaliação média (Python) | 15 | | |
| | | 3.2.3 Análise de regressão (Python) | 16 | | |
| | 3.3 | Pergunta 2 | 18 | | |
| | | 3.3.1 Tabela dos Profissionais mais Populares de cada Área | 18 | | |
| | | $3.3.2 \text{Diversidade de contribuições e reconhecimento na Indústria Cinematográfica} \dots \dots$ | 19 | | |
| | 3.4 | Pergunta 3 | 20 | | |
| 4 | Cor | nclusão | 24 | | |
| 5 | Ane | exo dos códigos | 25 | | |
| 6 | Bibliografia 26 | | | | |

1 Introdução 2

1 Introdução

Este relatório tem como objetivo responder a três perguntas propostas, conforme as orientações do trabalho da disciplina ME315 - Manipulação de Banco de Dados. O estudo utiliza dados de produções audiovisuais (filmes e séries), disponibilizados gratuitamente pela plataforma *Internet Movie Database* (IMDb).

A partir de uma análise detalhada do banco de dados, foram definidas três perguntas principais para serem respondidas ao longo deste relatório:

- Pergunta 1: Existe uma relação entre a quantidade de temporadas/episódios e a qualidade das séries?
- Pergunta 2: Quais são os profissionais mais populares em cada área (tanto para séries quanto para filmes) e quais são seus projetos mais conhecidos?
- Pergunta 3: Quais são as produções mais populares de cada década?

 ${\it 2-Metodologia}$

2 Metodologia

2.1 Unificação dos Bancos em SQLite

Inicialmente, foram disponibilizados sete bancos de dados distintos, descritos a seguir:

- title.akas.tsv.gz Informações sobre nomes alternativos estrangeiros das produções;
- title.basics.tsv.gz Informações básicas das produções, como o seu tipo, nome, data de produção, gênero da obra;
- title.crew.tsv.gz Nome dos diretores e escritores referentes às produções;
- title.episode.tsv.gz Informações referentes a episódios de séries, como a série a qual pertence, o número da temporada e episódio;
- title.principals.tsv.gz Informações sobre as pessoas envolvidas nas produções, e suas funções;
- title.ratings.tsv.gz Informações referentes às avaliações dos usuários às produções;
- name.basics.tsv.gz Informações sobre profissionais e suas obras mais creditadas.

Com o objetivo de facilitar a manipulação dos dados de forma integrada, todos os arquivos foram carregados em um único banco de dados SQLite denominado dados_imdb, onde cada um dos sete arquivos se tornou uma tabela distinta. O código em R utilizado para realizar essa tarefa está descrito a seguir:

```
1 # Instalação e carregamento das bibliotecas necessárias
  install.packages("RSQLite")
  install.packages("readr")
  library(RSQLite)
  library(readr)
  # Carregamento dos arquivos em data frames
 banco1 <- read tsv("name.basics.tsv")</pre>
  banco2 <- read_tsv("title.akas.tsv")</pre>
  banco3 <- read_tsv("title.basics.tsv")</pre>
 banco4 <- read_tsv("title.crew.tsv")</pre>
 banco5 <- read_tsv("title.episode.tsv")</pre>
14 banco6 <- read_tsv("title.principals.tsv")</pre>
 banco7 <- read_tsv("title.ratings.tsv")</pre>
17 # Criação e conexão ao banco SQLite
  con <- dbConnect(SQLite(), "dados\_imdb")</pre>
19
 # Escrita dos data frames no banco de dados como tabelas
 dbWriteTable(con, "name_basics", banco1, overwrite = TRUE)
 dbWriteTable(con, "title_akas", banco2, overwrite = TRUE)
 dbWriteTable(con, "title_basics", banco3, overwrite = TRUE)
 dbWriteTable(con, "title_crew", banco4, overwrite = TRUE)
  dbWriteTable(con, "title_episode", banco5, overwrite = TRUE)
  dbWriteTable(con, "title_principals", banco6, overwrite = TRUE)
  dbWriteTable(con, "title_ratings", banco7, overwrite = TRUE)
 # Desconexão do banco
30 dbDisconnect(con)
```

O banco de dados resultante, denominado dados_imdb, foi armazenado no Google Drive para facilitar o acesso por todos os membros do grupo. Ele pode ser acessado através deste link.

2 Metodologia 4

2.2 Pergunta 1

A primeira pergunta, definida na Introdução — "Há uma relação entre a quantidade de temporadas/episódios e a qualidade das séries?" — é ampla e foi abordada em diferentes ângulos pois desejou-se que ela pudesse ser respondida de diversas maneiras. As consultas apresentadas a seguir refletem a três abordagens distintas, implementados tanto em SQLite quanto em Python.

2.2.1 Manipulação em SQLite

Em manipulações preliminares do banco obtido em 2.1, observou-se uma quantidade de produções (tanto filmes quanto séries) com pouquíssimas avaliações, o que pode impactar na visualização de dados sobre as produções audiovisuais mais populares e mais relevantes para o mundo. Com isso em mente, e para responder à pergunta 1, foi aplicado um filtro arbitrário de no mínimo 10 mil votos para as séries.

Portanto, um dos métodos propostos foi quantificar a qualidade de uma série. Para tal, é necessário definir o que faz uma série ser de boa qualidade. Foi feito um modelo que leva em consideração tanto a avaliação média da mídia quanto sua popularidade. O modelo foi definido como:

```
Qualidade = Nota * ln(Popularidade)
```

Em que Nota é a média ponderada das avaliações dos usuários, calculada pelos modelos do IMDb, cujo domínio de valores é entre 1 e 10 (inclusos), enquanto a Popularidade é a quantidade de votos que a série recebeu, podendo assumir qualquer valor positivo, exceto o 0. Isso permite um peso maior para a nota média que os usuários avaliaram a série, enquanto a função logarítmica diminui a influência na quantificação da qualidade para séries mais populares, mas ainda assim dando uma certa vantagem pois a função é sempre crescente.

Tendo em vista tudo isso, a *query* a seguir foi escrita também para capturar a qualidade de cada temporada individual, portanto inclui dados como o nome da série, a temporada referente, as notas, número de votos (popularidade), as qualidades quantificadas e outras informações por curiosidade.

```
1 series <- dbGetquery(conn, "SELECT nome_serie, temp, qnt_episodios, duracao_</pre>
     media_min, nota_temp, votos_temp, inicio_temp, nota_temp * LOG(votos_temp
       AS qualidade_temp, tot_temp, fim_serie - inicio_serie + 1 AS anos_serie
       (CAST(inicio_serie/ 10 AS INTEGER) * 10) || 's' AS decada_inicio, nota_
     serie, votos_serie, nota_serie * LOG(votos_serie) AS qualidade_serie
 FROM
  (SELECT parentTconst AS ID, primaryTitle AS nome_serie, MAX(CAST(
     seasonNumber AS INTEGER)) AS tot_temp, CAST(startYear AS INTEGER) AS
     inicio_serie, CAST(endYear AS INTEGER) AS fim_serie, averageRating AS
     nota_serie, numVotes AS votos_serie
      FROM title_episode
5
      INNER JOIN title_basics ON title_basics.tconst = title_episode.
     parentTconst
      INNER JOIN title_ratings ON title_ratings.tconst = title_basics.tconst
6
      WHERE startYear NOT GLOB '\\N' AND endYear NOT GLOB '\\N' AND
     seasonNumber NOT GLOB '\\N' AND votos_serie > 10000
      GROUP BY ID
      ORDER BY -votos_serie) AS a
9
  INNER JOIN
  (SELECT parentTconst AS ID, CAST(seasonNumber AS INTEGER) AS temp, CAST(
     startYear AS INTEGER) AS inicio_temp, AVG(averageRating) AS nota_temp,
     AVG(numVotes) AS votos_temp, MAX(CAST(episodeNumber AS INTEGER)) as qnt_
     episodios, AVG(runtimeMinutes) AS duracao_media_min
      FROM title_episode
12
      INNER JOIN title_basics ON title_basics.tconst = title_episode.tconst
13
      INNER JOIN title_ratings ON title_ratings.tconst = title_episode.tconst
14
      WHERE seasonNumber NOT GLOB '\\N' AND numVotes NOT GLOB '\\N'
      GROUP BY ID, temp) AS b
16
17 \text{ ON a.ID} = b.ID
```

```
ORDER BY -qualidade_serie, -qualidade_temp")
```

A query foi ordenada em ordem decrescente por qualidade das séries, seguida pelas temporadas de maior qualidade. A seguir o resultado das 6 primeiras linhas e algumas das colunas de interesse (não necessariamente na ordem em que estão na query), como exemplo:

Tabela 1: Exemplo das 6 primeiras linhas e colunas da query 'series'

| $nome_serie$ | $_{ m temp}$ | qnt _episodios | tot_temp | $qualidade_temp$ | $qualidade_serie$ |
|-----------------|--------------|---------------------------------|-------------|-------------------|--------------------|
| Breaking Bad | 5 | 16 | 5 | 102.65814 | 138.7426 |
| Breaking Bad | 4 | 13 | 5 | 93.26907 | 138.7426 |
| Breaking Bad | 1 | 7 | 5 | 90.90681 | 138.7426 |
| Breaking Bad | 2 | 13 | 5 | 90.11753 | 138.7426 |
| Breaking Bad | 3 | 13 | 5 | 89.99440 | 138.7426 |
| Game of Thrones | 6 | 10 | 8 | 101.11052 | 134.9281 |

Foi definido um limite de no máximo 20 temporadas de cada série para serem analisadas, pois séries com mais que isso atrapalhavam a análise. A mesma lógica foi aplicada para o filtro de no máximo 500 episódios.

Os códigos para ver graficamente as relações entre as qualidades das séries e temporadas pelo número e quantidade de temporadas e episódios são os seguintes:

Relação entre Qualidade da temporada e Número da temporada

```
series %>%
filter (temp > 1 & temp < 20) %>%
ggplot(aes(x = temp, y = qualidade_temp))+
geom_jitter(width = 1, alpha = 0.25)+
geom_smooth(method = "lm")+
labs(x = "Temporada", y = "Qualidade da temporada")+
theme_bw()
```

Relação entre Qualidade da série e Quantidade de episódios

```
series %>%
filter (temp > 1 & temp < 20) %>%
group_by(nome_serie) %>%
summarise(qnt_episodios = sum(qnt_episodios), qualidade_serie) %>%
filter(qnt_episodios < 500) %>%
ggplot(aes(x = qnt_episodios, y = qualidade_serie))+
geom_jitter(width = 1, alpha = 0.25)+
geom_smooth(method="lm")+
labs(x = "Quantidade de episodios", y = "Qualidade da serie")+
theme_bw()
```

Relação entre a Qualidade da série e a Quantidade total de temporadas

```
series %>%
filter (tot_temp > 1 & tot_temp < 20) %>%
ggplot(aes(x = tot_temp, y = qualidade_serie))+
geom_jitter(width = 1, alpha = 0.25)+
geom_smooth(method="lm")+
labs(x = "Quantidade total de temporadas", y = "Qualidade da serie")+
theme_bw()
```

As análises estão na seção 3.2.1.

2 Metodologia 6

2.2.2 Manipulação em Python

Além da abordagem do banco de dados em SQLite quantificando a qualidade, foi realizada também uma análise geral em Python, investigando a relação entre o número de episódios e as avaliações de todas as séries de 1980 a 2024. A leitura e a organização dos dados necessários para a observação foi feita da seguinte forma:

```
1 import polars as pl
 episode = pl.read_csv("/content/drive/MyDrive/ME315py/title.episode.tsv.gz",
      separator = '\t', null_values = '\\N')
 ratings = pl.read_csv("/content/drive/MyDrive/ME315py/title.ratings.tsv.gz",
      separator = '\t', null_values = '\\N')
  tlbasics = pl.read_csv("/content/drive/MyDrive/ME315py/title.basics.tsv.gz",
      separator = '\t', null_values = '\\N', ignore_errors=True)
  table1 = (
9
      tlbasics.filter([pl.col("titleType") == "tvSeries", pl.col("startYear")
10
     >= 1980])
      .join(ratings, on = "tconst", how = "inner")
11
      .join(episode, left_on="tconst", right_on="parentTconst", how = "inner")
12
      .drop_nulls("averageRating")
13
      .drop_nulls("episodeNumber")
14
      .drop_nulls("seasonNumber")
15
      .select(["primaryTitle", "startYear", "averageRating", "numVotes"])
16
      .group_by("primaryTitle")
17
      .agg(pl.all().first(), pl.len().alias("número de episódios"))
18
      .sort("averageRating", "número de episódios", "numVotes", descending =
19
     True)
20 )
```

Devido ao grande volume de filmes analisados, para garantir uma visualização mais clara, o resultado foi dividido em 2 gráficos (1980 a 2000 e 2000 a 2024).

```
t8000 = (
1
      table1.filter([pl.col("startYear") >= 1980, pl.col("startYear") <=</pre>
2
      .sort("startYear", "averageRating", "número de episódios")
3
 )
4
      t0020 = (
      table1.filter(pl.col("startYear") >= 2000)
6
      .sort("startYear", "averageRating", "número de episódios")
7
8)
  gparte1 = (
      ggplot(t8000, aes(x = "averageRating", y = "número de episódios", color
10
     = "startYear"))
      + stat_smooth(method = "lm", se = False)
11
      + facet_wrap("startYear")
13
      + theme_bw()
      + labs(title = "Relação entre número de episódios e avaliação média", x
14
     = "Avaliação média (0-10)", y = "Número de Episódios", color = "Ano de
     Estreia")
15
16 gparte1
17
  gparte2 = (
18
      ggplot(t0020, aes(x = "averageRating", y = "número de episódios", color
19
     = "startYear"))
```

```
+ stat_smooth(method = "lm", se = False)
+ facet_wrap("startYear")
+ theme_bw()
+ labs(title = "Relação entre número de episódios e avaliação média", x
= "Avaliação média (0-10)", y = "Número de Episódios", color = "Ano de Estreia")
)
gparte2
```

2.3 Pergunta 2

A pergunta 2, definida na Introdução, "Quais são os profissionais mais populares de cada área (para séries e filmes), e seus projetos mais conhecidos", pode ser respondida pelas seguintes consultas.

2.3.1 Profissionais populares em filmes por área

Na primeira consulta, temos o código para identificar os profissionais mais populares de cada área, considerando a soma do número de votos recebidos em seus projetos:

```
profissionais_populares <- dbGetQuery(conn,</pre>
    SELECT Nome_Profissional, Categoria, Numero_de_Projetos, Soma_de_Votos
    FROM ( SELECT np.primaryName AS Nome_Profissional, tp.category AS
3
     Categoria, COUNT(tp.tconst) AS Numero_de_Projetos, SUM(tr.numVotes) AS
     Soma_de_Votos, ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY tp.category ORDER BY SUM(
     tr.numVotes) DESC) AS rank
    FROM name_basics np
    INNER JOIN title_principals tp ON np.nconst = tp.nconst
    INNER JOIN title_basics tb ON tp.tconst = tb.tconst
    INNER JOIN title_ratings tr ON tb.tconst = tr.tconst
    WHERE tb.titleType = 'movie'
8
    GROUP BY Categoria, Nome_Profissional ) AS rank
    WHERE rank = 1
    ORDER BY Categoria, Soma_de_Votos DESC;
11
12 ")
```

Essa consulta agrupa os profissionais por categoria, calcula o número total de projetos e a soma de votos para cada profissional, e seleciona o profissional mais popular de cada área, baseado no número de votos.

2.3.2 Profissionais populares e seus projetos mais populares

Para incluir o título do projeto mais popular de cada profissional, utilizamos o seguinte código:

```
profissionais_projetos_populares <- dbGetQuery(conn, "</pre>
   WITH ProfissionaisMaisPopulares AS ( SELECT np.primaryName AS Nome_
    Profissional, tp.category AS Categoria, np.nconst, SUM(CASE WHEN tr.
    numVotes != '\\N' THEN tr.numVotes ELSE 0 END) AS Soma_de_Votos, ROW_
    NUMBER() OVER (PARTITION BY tp.category ORDER BY SUM(CASE WHEN tr.
    numVotes != '\\N' THEN tr.numVotes ELSE 0 END) DESC) AS rank FROM name_
    basics np
   INNER JOIN title_principals tp ON np.nconst = tp.nconst
3
   INNER JOIN title_basics tb ON tp.tconst = tb.tconst
4
   INNER JOIN title_ratings tr ON tb.tconst = tr.tconst
   WHERE tb.titleType = 'movie'
   GROUP BY np.nconst, np.primaryName, tp.category),
   ProjetosMaisPopulares AS (SELECT tp.nconst, tb.primaryTitle AS Projeto_
    Mais_Popular, tr.numVotes AS Numero_de_Votos_Projeto, ROW_NUMBER() OVER (
    PARTITION BY tp.nconst ORDER BY tr.numVotes DESC) AS rank_projeto FROM
    title_principals tp
```

Essa consulta utiliza a função ROW_NUMBER para identificar o projeto com o maior número de votos para cada profissional, assim como o total de votos somados para cada profissional em sua categoria. Dessa forma, obtemos os profissionais mais populares em cada área, junto com seus projetos mais conhecidos e o número de votos desses projetos.

As categorias dos profissionais foram traduzidas livremente do inglês para o português na tabela final para melhor compreensão.

2.4 Pergunta 3

A pergunta 3, definida na Introdução, "Quais as produções mais populares por década?", pode ser respondida com algumas simples queries.

Para definir popularidade, foi utilizado a mesma definição proposta nas outras perguntas, na qual popularidade é a quantidade de votos que a mídia recebeu. Além disso, são mostrados apenas os três resultados mais populares por década.

2.4.1 Séries mais populares por década

Para as séries mais populares por década, a *query* 'series', também feita em 2.2.1, pode ser reutilizada e trabalhada em cima.

O código para averiguar as três séries mais populares por década:

```
series %>%
group_by(decada_inicio, nome_serie) %>%
summarise(ano_de_lancamento = min(inicio_temp), nota_serie = max(nota_serie), votos_serie = max(votos_serie)) %>%
group_by(decada_inicio) %>%
slice_max(order_by = votos_serie, n = 3)
```

O código agrupa as séries por nome e década de início. Em seguida, pega o ano de lançamento da primeira temporada, a nota da série e os votos. Tudo isso é agrupado novamente pela década e ordenado pelas três séries mais populares por década.

2.4.2 Filmes mais populares por década

Para identificar os três filmes mais populares de cada década utilizamos a seguinte query:

```
filmes_populares_top3 <- dbGetQuery(conn, "

SELECT startYear / 10 * 10 AS Decada, primaryTitle AS 'Nome do Filme',
    startYear AS 'Ano de Lancamento', averageRating AS 'Media das Avaliacoes
    ', numVotes AS 'Quantidade de Votos'

FROM (SELECT startYear, primaryTitle, averageRating, numVotes, ROW_NUMBER
    () OVER (PARTITION BY startYear / 10 * 10 ORDER BY numVotes DESC) AS rn

FROM title_basics AS tb

INNER JOIN title_ratings AS tr ON tb.tconst = tr.tconst
WHERE tb.titleType = 'movie' AND tb.startYear != '\\N') AS ranked
WHERE rn <= 3
ORDER BY Decada ASC, numVotes DESC;</pre>
```

9 ")

Essa consulta organiza os filmes por década, calculando a década a partir do ano de lançamento com a operação startYear / 10 * 10. Dentro de cada década, utilizamos a função ROW_NUMBER() para atribuir uma classificação aos filmes com base na quantidade de votos (numVotes) em ordem decrescente. Dessa forma, são selecionados apenas os três filmes mais votados de cada década. No resultado final, a ordenação é feita primeiramente pela década e, em seguida, pela quantidade de votos, destacando os filmes mais populares de cada período.

2.4.3 Episódios mais populares por década

O código para identificar os três episódios de séries mais populares por década:

```
1 episodios <- dbGetQuery(conn, "SELECT nome_serie, nome_ep, temp, ep, decada_</pre>
     inicio, nota_ep, votos_ep, inicio_temp
      FROM
2
      (SELECT parentTconst AS ID, primaryTitle as nome_ep, CAST(seasonNumber
     AS INTEGER) AS temp, CAST(episodeNumber AS INTEGER) AS ep,
      (CAST(CAST(startYear AS INTEGER) / 10 AS INTEGER) * 10) || 's' AS decada_
4
     inicio, CAST(startYear AS INTEGER) AS inicio_temp,averageRating AS nota_
     ep, numVotes as votos_ep
      FROM title_episode
5
      INNER JOIN title_basics ON title_basics.tconst = title_episode.tconst
6
      INNER JOIN title_ratings ON title_ratings.tconst = title_episode.tconst
      WHERE seasonNumber NOT GLOB '\\N' AND numVotes NOT GLOB '\\N' AND
     startYear NOT GLOB '\\N') AS a
      INNER JOIN
9
      (SELECT parentTconst AS ID, primaryTitle as nome_serie
10
11
      FROM title_episode
      INNER JOIN title_basics ON title_basics.tconst = title_episode.
12
     parentTconst
      INNER JOIN title_ratings ON title_ratings.tconst = title_episode.tconst
13
14
      GROUP BY parentTconst) AS b
      ON a.ID = b.ID")
15
```

A query acima é semelhante à query feita em 2.2.1, com a diferença de que ela pega informações sobre os episódios das séries.

```
episodios %>%
group_by(decada_inicio, nome_serie, nome_ep) %>%
summarise(ano_de_lancamento = min(inicio_temp), nota_ep = max(nota_ep),
votos_ep = max(votos_ep)) %>%
group_by(decada_inicio) %>%
slice_max(order_by = votos_ep, n = 3)
```

O código acima é semelhante ao feito em 2.4.1.

3 Análise e Resultados

3.1 Análise Descritiva

A seguir, apresentamos uma análise descritiva dos dados dos filmes, incluindo estatísticas das avaliações, popularidade dos gêneros, distribuição de durações e tipos de produção.

Tabela 2: Estatísticas descritivas das avaliações dos filmes

| Média das | Mediana das | Número de | Mínima | Máxima |
|------------|-------------|-----------|-----------|-----------|
| Avaliações | Avaliações | Filmes | Avaliação | Avaliação |
| 6.18 | 6.3 | 315252 | 1 | 10 |

A Tabela 2 apresenta as estatísticas descritivas das avaliações dos filmes. A média das avaliações é de 6.18, com uma mediana de 6.3, indicando uma leve inclinação positiva nos escores. O filme mais bem avaliado possui nota 10, enquanto o menos avaliado tem nota 1. Com um total de 315,252 filmes avaliados.

Tabela 3: Gêneros de filmes mais populares

| Gênero | Número de Filmes | Média das Avaliações |
|----------------|------------------|----------------------|
| Drama | 73882 | 6.32 |
| Documentary | 36741 | 7.20 |
| Comedy | 27991 | 5.74 |
| Romance | 19459 | 6.10 |
| Thriller | 14314 | 5.57 |
| Horror | 10702 | 4.88 |
| Drama, Romance | 7193 | 6.18 |
| Family | 5300 | 6.27 |
| Crime, Drama | 5156 | 6.01 |
| Action | 4435 | 5.75 |

Na Tabela 3, observamos os dez gêneros mais populares em termos de quantidade de filmes e suas médias de avaliação. O gênero **Drama** lidera com 73,882 filmes e uma média de 6.32 nas avaliações. O **Documentário** apresenta a maior média de avaliação, com 7.20, apesar de ter metade do volume de produções em comparação com o drama.

Tabela 4: Distribuição de filmes por intervalo de duração

| Intervalo de Duração | Número de Filmes |
|----------------------|------------------|
| 1h - 1h30 | 185437 |
| Até 1h | 181356 |
| Mais de 2h30 | 68102 |

A Tabela 4 mostra a distribuição dos filmes conforme o intervalo de duração. A maior parte dos filmes tem entre 1h e 1h30 de duração, com um total de 185,437 filmes, enquanto filmes mais curtos (até 1h) são quase tão frequentes, com 181,356 produções. Enquanto, filmes com mais de 2h30 são menos comuns, totalizando 68,102.

| Tipo de Produção | Número de Produções |
|------------------|---------------------|
| tvEpisode | 8470179 |
| short | 1014777 |
| movie | 691015 |
| video | 297390 |
| tvSeries | 269362 |
| tvMovie | 148626 |
| tvMiniSeries | 56428 |
| tvSpecial | 49184 |
| videoGame | 39735 |
| tvShort | 10392 |
| tvPilot | 1 |

Tabela 5: Distribuição de tipos de produção

A Tabela 5 detalha os diferentes tipos de produção. O tipo **tvEpisode** é o mais frequente, com mais de 8 milhões de registros, seguido por **short** e **movie**, com 1,014,777 e 691,015 produções, respectivamente. Esses números destacam a popularidade de episódios de séries de televisão e curtas-metragens, além dos filmes tradicionais.

Além disso, observamos que a categoria tvPilot possui apenas uma produção listada, com o título "TV Pilot". Esse "TV Pilot", datado de 1991, parece ser uma entrada genérica ou um *placeholder* no banco de dados, especialmente porque o campo de gênero está marcado como "\N", indicando um valor ausente ou não especificado. Portanto, essa entrada não representa um programa específico, mas sim o conceito geral de um piloto de TV, utilizado para introduzir e testar novos programas.

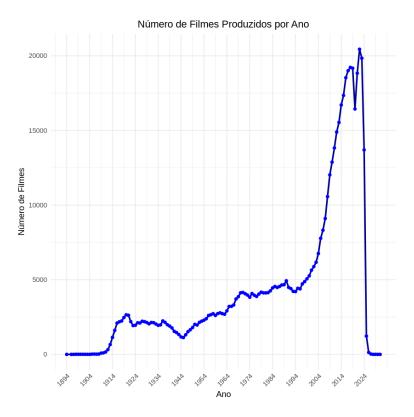


Figura 1: Número de Filmes Produzidos por Ano

Na Figura 1, observamos o crescimento do número de filmes produzidos ao longo dos anos, com um aumento significativo a partir dos anos 2000, possivelmente impulsionado pela globalização da indústria cinematográfica e pelo advento de plataformas de streaming.

Além disso, a queda no final do gráfico é completamente normal, pois se refere ao período atual. Muitos

filmes ainda estão em processo de produção ou serão lançados em breve, o que explica o número reduzido de produções registradas.

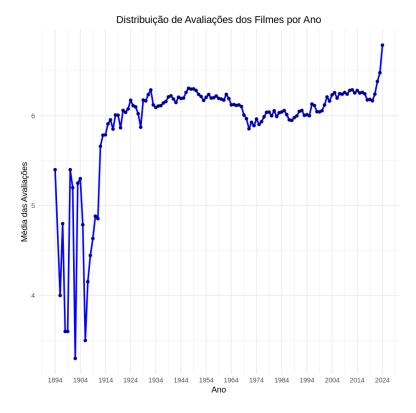


Figura 2: Distribuição de Avaliações dos Filmes por Ano

A Figura 2 exibe a média das avaliações dos filmes por ano. Observamos uma leve tendência de estabilidade, a partir de 1914, na qualidade média ao longo do tempo, e com algumas variações durante o período inicial de produção cinematográfica.

3.2 Pergunta 1

A pergunta 1 foi definida na Introdução, "Há uma relação entre quantidade de temporadas/episódios com a qualidade da série?".

3.2.1 Quantificando a qualidade

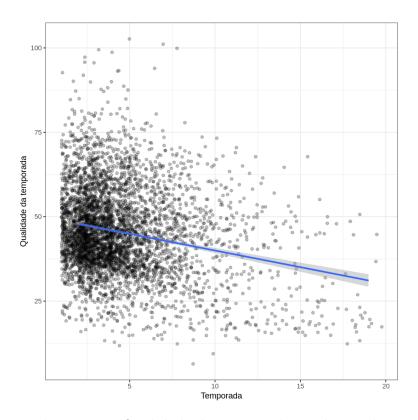


Figura 3: Relação entre Qualidade da temporada e Número da temporada

O gráfico 3 acima mostra a relação entre a qualidade de cada temporada analisada e o número da temporada. Percebe-se que há um grande aglomerado de temporadas de número baixo (até 5, aproximadamente). Isso acontece porque há um maior número dessas temporadas. Mas o mais interesse de se notar é que, quanto maior o número da temporada (digamos, por exemplo, temporada 15), menor é a qualidade dela quando comparada com temporadas iniciais das séries. Isso fornece uma dica sobre o comportamento dessa relação estudada.

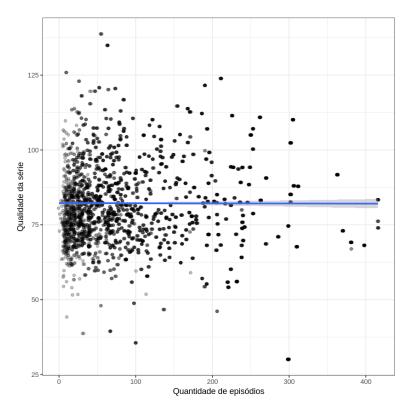


Figura 4: Relação entre Qualidade da Série e Quantidade de episódios

Na figura 4 acima, ao contrário do gráfico da figura 3, mostra a relação entre a qualidade das séries analisadas pela quantidade de episódios. Em contraste com o caso anterior, aqui há uma relação neutra entre as duas variáveis, ou seja, a quantidade de episódios não parece influenciar a qualidade das séries.

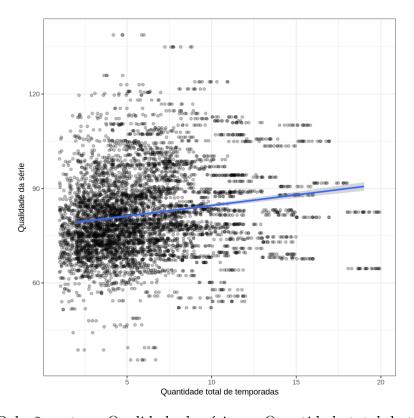


Figura 5: Relação entre a Qualidade da série e a Quantidade total de temporadas

Agora, na figura 5 acima, há a relação entre a qualidade da série e o número total de temporadas. Do contrário do que se esperava, há uma relação positiva entre as duas variáveis, ou seja, quanto maior o número de temporadas de uma série, maior sua qualidade geral.

Tendo em vista esses três gráficos, como pode temporadas avançadas influenciarem negativamente em suas qualidades individuais, mas o elevado número de episódios não influencia a qualidade da série, e quanto mais temporadas, melhor a série? Isso pode ser explicado por algumas razões:

- Pela diferença na quantidade de episódios por temporada nas diferentes séries (temporadas podem variar muito na quantidade de episódios);
- Pelo fenômeno de que uma série é avaliada positivamente, mesmo que tenha temporadas consideradas ruins os usuários tendem a avaliar a série de maneira geral pelos bons momentos dela.

Pode-se concluir que a quantidade de episódios em uma série **não** afeta diretamente sua qualidade. No entanto, observa-se que **séries com um maior número de temporadas tendem a ser mais bem avaliadas**. Ainda assim, **é notável que as avaliações das temporadas individuais diminuem à medida que a série avança**.

3.2.2 Relação entre Número de episódios e Avaliação média (Python)

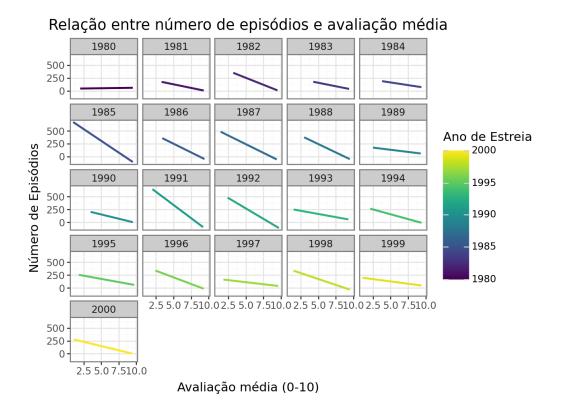


Figura 6: Séries entre 1980 - 2000

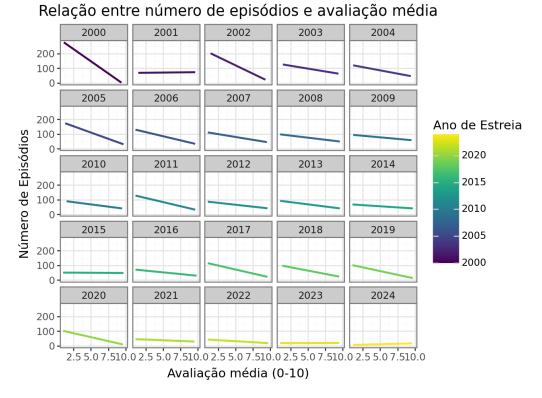


Figura 7: Séries entre 2000 - 2024

A partir da análise das figuras 6 e 7, observa-se que, de maneira geral, **quanto menor o número de** episódios, melhores tendem a ser as avaliações, embora haja algumas exceções.

No entanto, o que chama mais atenção é que, na Figura 7, o número de episódios é significativamente inferior ao da Figura 6. Ou seja, ao longo dos anos, as séries têm reduzido a quantidade de temporadas e episódios, especialmente nos anos mais recentes.

3.2.3 Análise de regressão (Python)

Na figura 8 a seguir, observa-se uma possível relação negativa entre as duas variáveis (nota média da temporada e o número da temporada), sugerindo um possível declínio da média das notas conforme o número de temporadas aumenta:

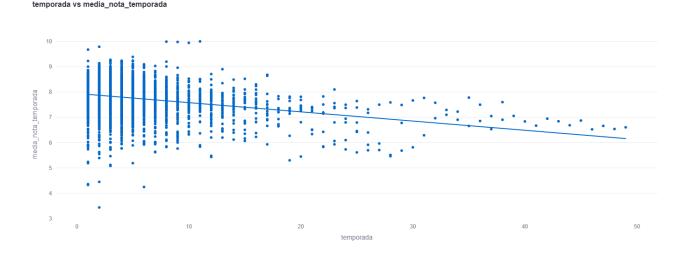


Figura 8: Relação entre Nota média e Número da temporada

A tabela 6 de coeficientes abaixo confirmou essa hipótese, possuindo o coeficiente angular negativo e o p-valor significativo (muito próximo de zero):

Tabela 6: Tabela de coeficientes

| Preditor | Coeficiente | Erro padrão | T-valor | P(> t) |
|-----------|-------------|-------------|----------|---------|
| const | 7.9429 | 0.0126 | 630.7295 | 0.0000 |
| temporada | -0.0364 | 0.0019 | -19.5077 | 0.0000 |

Para alcançar esses resultados, foram tomadas as seguintes medidas: 1. Foram consideradas apenas séries que possuem mais de uma temporada 2. Estabeleceu-se um número mínimo de votos que a série deve ter recebido para ser considerada.

Com o segundo critério, foi observado um padrão interessante: conforme foi aumentado o número mínimo de votos a serem considerados, houve também um aumento no coeficiente de determinação do modelo, como é vista na figura 9 a seguir.

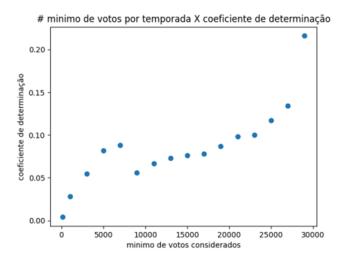


Figura 9: Coeficiente de determinação por número de votos

Esse possível padrão sugere que **quanto mais popular a série, maior parece ser o impacto que o número de temporadas exerce na nota média**. Visto que popularidade de uma série é um fator importante para a produção de mais temporadas, e que o mínimo de votos considerados é para toda a série – e não apenas para a temporada – é possível sugerir duas hipóteses interessantes:

- Séries mais populares tem uma maior tendência a produzirem mais temporadas puramente pelo engajamento; nem sempre conseguindo manter o nível;
- Séries mais populares criam maior expectativa no público, que pode fazer com que este seja mais crítico quanto a novas temporadas.

3.3 Pergunta 2

Sarah Finn

Lee Smith

Kevin Feige

Roger Deakins

Hans Zimmer

Christopher Nolan

Nathan Crowley

Johnny Knoxville

Christopher Nolan

A análise da **Pergunta 2** visa identificar os profissionais mais populares em diversas áreas de atuação no cinema (como ator, atriz, diretor, entre outros) e destacar os projetos mais conhecidos de cada um. O critério de popularidade utilizado foi a soma dos votos recebidos nas produções em que esses profissionais participaram, o que indica o impacto de suas contribuições na percepção do público.

3.3.1 Tabela dos Profissionais mais Populares de cada Área

A Tabela 7 apresenta os profissionais mais populares de cada área, com informações sobre a quantidade total de projetos em que trabalharam e a soma de votos recebidos em suas produções. Já a Tabela 8 fornece, além dos profissionais mais populares, o projeto de maior destaque de cada um, com seus respectivos números de votos.

| Nome Profissional | Categoria | Número de Projetos | Soma de Votos |
|--------------------|--------------------|--------------------|---------------|
| Samuel L. Jackson | ator | 112 | 22871745 |
| Scarlett Johansson | atriz | 61 | 24488256 |
| George W. Bush | imagens de arquivo | 122 | 584745 |
| Stan Freberg | som de arquivo | 1 | 143777 |

125

63

153

12

34

34

19

10

12

36850115

14738498

37635920

16498701

18092635

24843316

13302662

16995035

511304

diretor de elenco

compositor

diretor

editor

produtor

ele-mesmo

roteirista

diretor de fotografia

designer de produção

Tabela 7: Profissionais mais Populares por Area

| | , | | |
|--------------------------------|---------------------|-------------------|----------------|
| Tabela 8: Profissionais mais I | Populares por Área. | e seus Projetos m | ais conhecidos |

| Nome Profissional | Categoria | Projeto Mais Popular | Número de Votos |
|--------------------|-----------------------|--------------------------|-----------------|
| Samuel L. Jackson | ator | Pulp Fiction | 2256119 |
| Scarlett Johansson | atriz | The Avengers | 1476184 |
| George W. Bush | imagens de arquivo | Bowling for Columbine | 149453 |
| Stan Freberg | som de arquivo | Lady and the Tramp | 150788 |
| Sarah Finn | diretor de elenco | The Avengers | 1476184 |
| Roger Deakins | diretor de fotografia | The Shawshank Redemption | 2937574 |
| Hans Zimmer | compositor | The Dark Knight | 2917884 |
| Christopher Nolan | diretor | The Dark Knight | 2917884 |
| Lee Smith | editor | The Dark Knight | 2917884 |
| Kevin Feige | produtor | The Avengers | 1476184 |
| Nathan Crowley | designer de produção | The Dark Knight | 2917884 |
| Johnny Knoxville | ele-mesmo | Men in Black II | 409403 |
| Christopher Nolan | roteirista | The Dark Knight | 2917884 |

3.3.2 Diversidade de contribuições e reconhecimento na Indústria Cinematográfica

É interessante notar que **George W. Bush** aparece na lista dos profissionais mais populares na categoria *imagens de arquivo*, com 122 aparições e uma soma de votos de 584.745. Esse destaque se deve ao fato de que, como ex-presidente dos Estados Unidos, George W. Bush é frequentemente retratado em documentários, programas de televisão e filmes de arquivo. Esse tipo de material utiliza imagens e vídeos históricos de figuras públicas, especialmente líderes políticos, para contextualizar eventos e narrativas de importância nacional e mundial. Dessa forma, sua presença reflete não uma atuação direta no cinema, mas a alta popularidade de conteúdos nos quais ele é mencionado ou aparece em filmagens de arquivo.

Além disso, outros pontos interessantes da análise dos profissionais mais populares:

- Samuel L. Jackson e Scarlett Johansson são os atores e atrizes mais populares. A popularidade desses atores é impulsionada por suas participações no Universo Cinematográfico Marvel, que atrai uma vasta base de fãs e gera altos volumes de votos.
- Hans Zimmer, como compositor, destaca-se pela maior soma de votos em seus projetos. Suas composições são marcantes em produções populares de diversos gêneros, demonstrando a relevância da música para a experiência cinematográfica.
- Christopher Nolan aparece tanto como diretor quanto como roteirista, reforçando sua reputação de autor em Hollywood. Filmes dirigidos e escritos por Nolan, como Batman: O Cavaleiro das Trevas, Interstellar, Oppenheimer, entre outros.
- A presença de profissionais como Sarah Finn (diretora de elenco) e Roger Deakins (diretor de fotografia) ilustra que a popularidade não se limita a atores e diretores. Profissionais técnicos também recebem reconhecimento significativo, especialmente quando colaboram em filmes de grande visibilidade. Sarah Finn, por exemplo, é responsável pelo elenco de diversos filmes da Marvel, como Vingadores: Ultimato, enquanto Roger Deakins é amplamente aclamado por seu trabalho visual em produções como Blade Runner 2049 e 007 Operação Skyfall.

3.4 Pergunta 3

A análise da **Pergunta 3** busca identificar as produções audiovisuais mais populares (ou seja, pela quantidade de votos recebidos). Busca-se identificar as top três séries, filmes e episódios mais populares por década.

| Década | Nome da Série | Ano de Lançamento | Média das Avaliações | Quantidade de Votos |
|--------|--------------------------------|-------------------|----------------------|---------------------|
| | The Twilight Zone | 1960 | 9.1 | 95501 |
| 1950 | I Love Lucy | 1952 | 8.5 | 29305 |
| | Alfred Hitchcock Presents | 1956 | 8.5 | 19568 |
| | Star Trek | 1967 | 8.4 | 94453 |
| 1960 | Monty Python's Flying Circus | 1970 | 8.8 | 79490 |
| | Scooby Doo, Where Are You! | 1970 | 7.9 | 42645 |
| | Fawlty Towers | 1975 | 8.8 | 101281 |
| 1970 | M*A*S*H | 1973 | 8.5 | 64926 |
| | Columbo | 1972 | 8.3 | 43186 |
| | Seinfeld | 1990 | 8.9 | 357441 |
| 1980 | Star Trek: The Next Generation | 1988 | 8.7 | 138829 |
| | Married with Children | 1987 | 8.1 | 112412 |
| | Friends | 1995 | 8.9 | 1106980 |
| 1990 | The Sopranos | 1999 | 9.2 | 488273 |
| | The X-Files | 1994 | 8.6 | 254317 |
| | Breaking Bad | 2008 | 9.5 | 2201125 |
| 2000 | The Big Bang Theory | 2008 | 8.1 | 883185 |
| | Dexter | 2006 | 8.6 | 789989 |
| | Game of Thrones | 2011 | 9.2 | 2341026 |
| 2010 | Stranger Things | 2016 | 8.7 | 1374734 |
| | The Walking Dead | 2010 | 8.1 | 1103593 |
| | The Queen's Gambit | 2020 | 8.5 | 575649 |
| 2020 | Squid Game | 2021 | 8.0 | 565523 |
| | Loki | 2021 | 8.2 | 422663 |

Tabela 9: Top 3 Séries Mais Populares por Década

A tabela 9 acima exibe as top três séries mais populares por década. É evidente que, ao comparar a quantidade de votos (popularidade), as séries das últimas décadas (2000 a 2020) são as mais populares.

Se destacam aqui as mais populares dos anos 2010, **Game of Thrones**, **Stranger Things** e **The Walking Dead**, em que todas tiveram mais de um milhão de votos - **Game of Thrones** ainda se destaca entre os três, com uma popularidade que atingiu mais de 2,34 milhões de votos, sendo uma produção audiovisual de extrema importância e que marcou essa década, revolucionando a indústria audiovisual e que se assegurou como um divisor de águas na história recente da televisão.**Friends**, de 1995, e **Breaking Bad**, de 2008 são as mais antigas da lista que atingiram mais de um milhão de votos, e **Breaking Bad** leva mais um destaque por ser a série com a maior média de avaliações, sendo sua nota **9,5**. **I Love Lucy** é a série mais antiga que aparece na lista, de 1952, enquanto as mais recentes são **Squid Game** (conhecida no Brasil como "*Round Six*") e **Loki**, ambas de 2021.

Tabela 10: Top 3 Filmes Mais Populares por Década

| Década | Nome do Filme | Ano de Lançamento | Média das Avaliações | Quantidade de Votos |
|--------|---|-------------------|----------------------|---------------------|
| | The Corbett-Fitzsimmons Fight | 1897 | 5.2 | 528 |
| 1890 | Miss Jerry | 1894 | 5.4 | 212 |
| | Jeffries-Sharkey Contest | 1899 | 3.9 | 78 |
| | The Story of the Kelly Gang | 1906 | 6.0 | 928 |
| 1900 | The Life and Passion of Jesus Christ | 1903 | 6.5 | 700 |
| | Westinghouse Works | 1904 | 5.3 | 360 |
| | The Birth of a Nation | 1915 | 6.1 | 26626 |
| 1910 | Intolerance | 1916 | 7.7 | 16946 |
| | Broken Blossoms | 1919 | 7.2 | 11203 |
| | Metropolis | 1927 | 8.3 | 187954 |
| 1920 | The Kid | 1921 | 8.2 | 136720 |
| | The Gold Rush | 1925 | 8.1 | 120062 |
| | The Wizard of Oz | 1939 | 8.1 | 434076 |
| 1930 | Gone with the Wind | 1939 | 8.2 | 337952 |
| | Modern Times | 1936 | 8.5 | 262930 |
| | Casablanca | 1942 | 8.5 | 613091 |
| 1940 | It's a Wonderful Life | 1946 | 8.6 | 505051 |
| | Citizen Kane | 1941 | 8.3 | 470622 |
| | 12 Angry Men | 1957 | 9.0 | 882392 |
| 1950 | Rear Window | 1954 | 8.5 | 529760 |
| | Vertigo | 1958 | 8.3 | 433433 |
| | The Good, the Bad and the Ugly | 1966 | 8.8 | 822930 |
| 1960 | 2001: A Space Odyssey | 1968 | 8.3 | 729877 |
| | Psycho | 1960 | 8.5 | 728902 |
| | The Godfather | 1972 | 9.2 | 2047441 |
| 1970 | Star Wars: Episode IV - A New Hope | 1977 | 8.6 | 1469127 |
| | The Godfather Part II | 1974 | 9.0 | 1384296 |
| | Star Wars: Episode V - The Empire Strikes Back | 1980 | 8.7 | 1399518 |
| 1980 | Back to the Future | 1985 | 8.5 | 1330462 |
| | Star Wars: Episode VI - Return of the Jedi | 1983 | 8.3 | 1136148 |
| | The Shawshank Redemption | 1994 | 9.3 | 2937574 |
| 1990 | Fight Club | 1999 | 8.8 | 2369019 |
| | Forrest Gump | 1994 | 8.8 | 2297181 |
| | The Dark Knight | 2008 | 9.0 | 2917884 |
| 2000 | The Lord of the Rings: The Fellowship of the Ring | 2001 | 8.9 | 2038846 |
| 2000 | The Lord of the Rings: The Return of the King | 2003 | 9.0 | 2009855 |
| | Inception | 2010 | 8.8 | 2590880 |
| 2010 | Interstellar | 2014 | 8.7 | 2154744 |
| 2010 | The Dark Knight Rises | 2014 | 8.4 | 1854052 |
| | Spider-Man: No Way Home | 2012 | 8.2 | 903750 |
| 2020 | Dune | 2021 | 8.0 | 901216 |
| 2020 | The Batman | 2021 | 7.8 | 810322 |

A tabela 10 exibe os top três filmes mais populares por década registrados. É interessante de notar que há filmes que datam desde o século XIX, em contraste com as séries, que só começaram a surgir a partir dos anos 1950, como notado na tabela 9, acima.

Os filmes mais populares da lista se concentram nos anos de 1970 a 2010, com todos eles acima dos um milhão de votos. É também perceptível o legado de **Christopher Nolan** na história do cinema, uma vez que os três filmes mais populares dos anos 2010 foram dirigidos por ele, como notado em Profissionais mais Populares por Área. Percebe-se também que franquias famosas são capazes de capturar toda a popularidade de uma década, como ocorreu nas décadas de 1970, 1980 e 2000 - em todas elas, as franquias **The Godfather** (O Poderoso Chefão), **Star Wars** e **The Lord of the Rings** (O Senhor dos Anéis) trouxeram dois de seus títulos como os mais populares de suas respectivas décadas.

O filme mais popular e mais bem avaliado de todos os tempos é **The Shawshank Redemption**, de 1994, com quase 3 milhões de votos e nota **9.3** - já o menos popular e pior avaliado é **Jeffries-Sharkey Contest**, de 1899 e com apenas 78 votos e nota **3.9**.

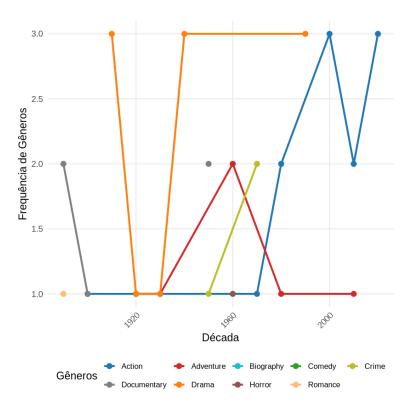


Figura 10: Evolução da Frequência de Gêneros por Década nos Top 3 Filmes Mais Populares

Com base no gráfico 10, podemos identificar as seguintes tendências ao longo das décadas:

- O gênero **Drama** mostrou-se consistentemente popular em quase todas as décadas.
- Gêneros como **Ação** e **Aventura** começaram a ganhar destaque a partir das décadas mais recentes, refletindo mudanças nas preferências do público e avanços nas técnicas de produção cinematográfica.
- No início da produção cinematográfica, os gêneros predominantes eram **Documentário** e **Romance**, possivelmente devido às limitações técnicas da época e ao foco em histórias mais simples e narrativas baseadas na realidade.

Observação: Para a construção deste gráfico, foi considerado apenas o *primeiro gênero* listado para cada filme, uma vez que muitos filmes possuem múltiplos gêneros, como no exemplo *Documentary, News, Sport.*

Tabela 11: Top 3 Episódios Mais Populares por Década

| Década | Nome da Série | Nome do Episódio | Média das Avaliações | Quantidade de Votos |
|--------|-------------------|--|----------------------|---------------------|
| 1940 | | Enter the Lone Ranger | 7.7 | 289 |
| | The Lone Ranger | The Lone Ranger Fights On | 7.8 | 199 |
| | | The Lone Ranger's Triumph | 7.6 | 169 |
| 1950 | The Twilight Zone | Time Enough at Last | 8.9 | 8007 |
| | | Where Is Everybody? | 7.9 | 7375 |
| | | Walking Distance | 8.2 | 6257 |
| 1960 | Star Trek | The Cage | 7.6 | 7321 |
| | | The City on the Edge of Forever | 9.2 | 6753 |
| | | Where No Man Has Gone Before | 7.7 | 6584 |
| 1970 | Columbo | Murder by the Book | 7.7 | 5401 |
| | | Death Lends a Hand | 7.7 | 3888 |
| | | Any Old Port in a Storm | 8.3 | 3868 |
| 1980 | Twin Peaks | Northwest Passage | 8.9 | 17229 |
| | The Simpsons | Simpsons Roasting on an Open Fire | 8.1 | 9056 |
| | Dekalog | Dekalog, jeden | 8.5 | 7663 |
| 1990 | One Piece | I'm Luffy! The Man Who Will Become the Pirate King! | 8.4 | 28332 |
| | Friends | The One Where Everybody Finds Out | 9.7 | 13464 |
| | One Piece | The Great Swordsman Appears! Pirate Hunter, Roronoa Zoro | 8.3 | 13388 |
| 2000 | Breaking Bad | Pilot | 9.0 | 46309 |
| | One Piece | Nakama no Itami wa Waga Itami: Zoro Kesshi no Tatakai | 9.7 | 39247 |
| | Breaking Bad | Crazy Handful of Nothin' | 9.3 | 36225 |
| 2010 | Game of Thrones | The Iron Throne | 4.0 | 266481 |
| | | Battle of the Bastards | 9.9 | 231396 |
| | | The Long Night | 7.5 | 228163 |
| 2020 | The Last of Us | Long, Long Time | 8.1 | 227226 |
| | The Last of Us | When You're Lost in the Darkness | 9.1 | 111453 |
| | Attack on Titan | Assault | 9.7 | 104863 |

A tabela 11 acima mostra os episódios mais populares por década. É interessante observar que das nove décadas presentes na lista, em cinco delas os episódios mais populares pertenciam a uma única série - 1940 a The Lone Ranger, 1950 a The Twilight Zone, 1960 a Star Trek, 1970 a Columbo e 2010 a Game of Thrones. Novamente, como notado na análise das Top 3 Séries Mais Populares por Década, os episódios mais populares da história pertencem à série mais popular da história, Game of Thrones, com todos acima dos 228 mil votos cada - o destaque vai para o episódio final da série, The Iron Throne, com mais de 266 mil votos e uma avaliação média de 4.0.

Apesar da lista conter os episódios mais populares por década, o episódio menos popular dentre esses é **The Lone Ranger's Triumph** (1940), com apens 169 votos - por outro lado, todos os episódios mais populares dos anos 2020 ultrapassaram os 100 mil votos, com destaque a dois pertencentes a **The Last of Us, When You're Lost in the Darkness** e **Long, Long Time**. A série com o episódio mais popular é **One Piece**, da década de 2000, com uma avaliação média de **9.7**.

4 Conclusão 24

4 Conclusão

Após as análises, as três perguntas por fim foram respondidas. Através da manipulação do banco de dados, e usando a quantidade de votos como critério de popularidade, identificamos as produções mais populares de cada década, e os profissionais mais populares de cada setor. Também mostramos, através de uma análise de regressão linear, a relação entre número de temporadas e a qualidade das séries.

Apesar de que, conforme avançam as temporadas de uma série elas tendem a ser pior avalidas, séries com mais quantidade de temporadas são melhores avaliadas. Percebe-se também uma tendêcia na redução na quantidade de temporadas e episódios nos anos mais recentes. Além disso, nota-se que quanto mais popular a série, maior é o impacto que o número de temporadas exerce na sua nota média.

Os três filmes mais populares, dentre os filmes mais populares de todas as décadas, são dos anos 1990, sendo eles **The Shawshank Redemption**, **Fight Club** e **Forrest Gump**. Os três episódios mais populares, dentre os episódios mais populares de todas as décadas, pertencem à década de 2010, sendo eles três episódios da série Game of Thrones, **The Iron Throne**, **Battle of the Bastards** e **The Long Night**. As três séries mais populares são dos anos 2000 e 2010, sendo **Breaking Bad**, **Game of Thrones** e **Stanger Things**.

Dentre os profissionais mais populares, se destaca **Christopher Nolan** por ser o diretor e roteirista mais famoso. Já o compositor mais popular é **Hans Zimmer**, que é o que mais possui projetos creditados e compôs a trilha de **The Dark Knight**, que é o projeto mais popular dentre os profissionais mais famosos.

5 Anexo dos códigos

Banco unificado em SQLite

Código das seções 2.2.1, 2.4.1 e 2.4.3

Código das seções 2.3.1, 2.3.2, 2.4.2, 3.1, 3.3 e 3.4

Referências 26

6 Bibliografia

Referências

[1] Universidade Estadual de Campinas (UNICAMP), Material das aulas - Benilton. Disponível em: https://me315-unicamp.github.io/material/.

- [2] IMDb Datasets, Conjunto de dados do IMDb. Disponível em: https://datasets.imdbws.com/.
- [3] IMDb Developers, Descrição dos arquivos do banco de dados IMDb. Disponível em: https://developer.imdb.com/non-commercial-datasets/.
- [4] DataCamp, SQLite in R: Working with Databases in R. Disponível em: https://www.datacamp.com/tutorial/sqlite-in-r.
- [5] Polars, A fast DataFrame library for Rust and Python. Disponível em: https://pola.rs/.
- [6] Python Software Foundation, SQLite in Python Official Documentation. Disponível em: https://docs.python.org/3/library/sqlite3.html.