TUGAS SISTEM PENDUKUNG KEPUTUSAN "SISTEM REKOMENDASI FILM BERDASARKAN USIA"



Disusun oleh: Agung Bahtiar (362258302093)

PROGRAM STUDI TEKNOLOGI REKAYASA PERANGKAT LUNAK JURUSAN TEKNIK INFORMATIKA POLITEKNIK NEGERI BANYUWANGI 2024

Merancang Sistem Pendukung Keputusan Rekomendasi Film Berdasarkan Usia

Untuk menciptakan sistem cerdas yang andal dalam menyarankan film, kita perlu mengumpulkan beberapa informasi kunci sebagai dasar sistem tersebut. Informasi penting yang diperlukan mencakup:

Nama film: Penanda khusus untuk setiap judul dalam kumpulan data.

Skor: Nilai rata-rata yang diberikan oleh pemirsa atau pengulas film.

Kategori: Klasifikasi atau tipe film yang mencerminkan isi dan tema utamanya.

Jumlah pemberi nilai: Total penilaian dari penonton, menunjukkan tingkat kepopuleran dan

keandalan skor.

Keempat unsur data ini akan menjadi komponen utama dalam metode rekomendasinya, memungkinkan sistem mengkaji kesukaan pengguna dan memberikan saran film yang sesuai dan tepat.

Untuk menjamin ketepatan dan keefektifan sistem cerdas rekomendasi film ini, kami akan menjalankan dua langkah dalam proses pengolahan informasi, yaitu **Pemahaman Data** dan **Penyiapan Data**.

Pemahaman Data

Pengumpulan Informasi

Untuk Merancang Sistem Pendukung Keputusan Rekomendasi Film Berdasarkan Usia , kami memanfaatkan dataset film dari Kaggle. Sumber ini menyajikan informasi lengkap dan dapat diandalkan mengenai film-film unggulan, termasuk judul, skor, kategori, dan detail penting lainnya, yang sangat diperlukan untuk mengembangkan sistem rekomendasi yang tepat dan efisien.

IMDB Movies Dataset

Top 1000 Movies by IMDB Rating

Data Card Code (173) Discussion (4) Suggestions (0)

About Dataset

Context

IMDB Dataset of top 1000 movies and tv shows.

You can find the EDA Process on - https://www.kaggle.com/harshitshankhdhar/eda-on-imdb-movies-dataset

Please consider UPVOTE if you found it useful.

Content

Data:-

- . Poster_Link Link of the poster that imdb using
- Series_Title = Name of the movie
- . Released_Year Year at which that movie released
- . Certificate Certificate earned by that movie
- . Runtime Total runtime of the movie
- Genre Genre of the movie
- . IMDB_Rating Rating of the movie at IMDB site
- · Overview mini story/ summary
- Meta_score Score earned by the movie
- . Director Name of the Director

Pengenalan Pola Data

Dalam proses pengkajian data, kami akan menggunakan alat Pandas dan NumPy dari Python untuk mengenali dan menjelajahi pola-pola dalam kumpulan data.

Mengimpor Alat Analisis

Kami menggunakan dua alat Python utama: Pandas untuk mengelola dan menganalisis data terstruktur, serta NumPy untuk perhitungan numerik yang efisien. Kedua alat ini menjadi dasar dalam pengolahan dan analisis statistik untuk sistem penyaran film kami.

Memulai Pengkajian Data

Kami menggunakan Pandas untuk membaca kumpulan data dari file CSV yang berisi informasi film IMDb. Data ini kemudian disimpan dalam bentuk DataFrame untuk analisis lebih lanjut.



Memeriksa Jenis Data

Kami melihat jenis data setiap kolom untuk memahami struktur data dan merencanakan strategi pengolahan yang tepat.

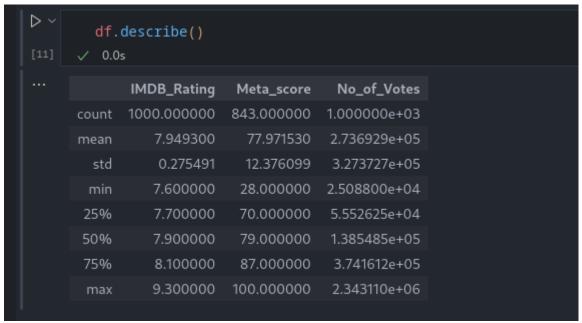
```
object
Series_Title
Released_Year
                  object
                  object
                  object
IMDB_Rating
                 float64
                  object
Meta_score
                  object
                  object
                  object
                  object
Star4
                  object
No_of_Votes
                  object
dtype: object
```

Menghitung Hubungan Antar Data

Kami menganalisis hubungan antar variabel numerik untuk mengidentifikasi faktor-faktor yang mungkin berpengaruh signifikan dalam sistem penyaran film.

Mendapatkan Ringkasan Statistik

Kami menganalisis ringkasan statistik dari data numerik dan non-numerik untuk memahami distribusi dan karakteristik data, yang penting untuk eksplorasi awal dalam pengembangan sistem penyaran film.



Menganalisis Distribusi Kategori

Kami menghitung frekuensi setiap kategori film dan menganalisis distribusinya untuk mendapatkan gambaran tentang jenis film yang paling umum dan yang lebih jarang.

```
df['Genre'].value_counts()
✓ 0.0s
Genre
                             85
Drama
Drama, Romance
                             37
Comedy, Drama
                             35
Comedy, Drama, Romance
                             31
Action, Crime, Drama
                             30
Adventure, Drama, Musical
Drama, Fantasy, War
Comedy, Music
Drama, Music, Mystery
Comedy, Mystery, Romance
Name: count, Length: 202, dtype: int64
```

Data Preparation

Penyaringan Informasi

Dari sekumpulan data awal yang luas, kami memilih fokus pada informasi yang paling penting untuk sistem penyaran film kami. Kami memutuskan untuk menggunakan data berikut:

- Judul Seri
- Tahun Rilis
- Sertifikat
- Peringkat IMDB
- Skor Meta
- Jumlah Suara
- Pendapatan Kotor

Pemilihan ini didasarkan pada pentingnya data tersebut dalam membuat saran yang akurat, mencakup informasi utama seperti judul, tahun penayangan, penilaian, dan tingkat popularitas film. Dengan berfokus pada data ini, kami dapat mengembangkan sistem penyaran yang efektif dan efisien.

Penyempurnaan Data

Untuk mempertajam analisis, kami menyaring data dengan menghilangkan informasi yang kurang relevan seperti tautan poster, durasi, genre, sinopsis, sutradara, dan daftar pemain. Kami mempertahankan informasi kunci seperti judul film, tahun rilis, sertifikasi, penilaian

IMDB, skor Meta, jumlah suara, dan pendapatan kotor. Langkah ini membantu kami mengoptimalkan dataset untuk pengembangan sistem penyaran yang lebih fokus dan efisien.

+1 ~	<pre>column_drop = ['Poster_Link', 'Runtime','Genre','Overview','Director','Star1','Star2','Star3','Star4' df.drop(column_drop,inplace=True,axis=1) df.head() v 0.0s</pre>							
	Series_Title	Released_Year	Certificate	IMDB_Rating	Meta_score	No_of_Votes	Gross	
0	The Shawshank Redemption	1994		9.3	80.0	2343110	28,341,469	
	The Godfather	1972		9.2	100.0	1620367	134,966,411	
2	? The Dark Knight	2008	UA	9.0	84.0	2303232	534,858,444	
	The Godfather: Part II	1974		9.0	90.0	1129952	57,300,000	
	12 Angry Men	1957	U	9.0	96.0	689845 + Code	4,360,000 + Markdown	

Pengecekan Data Kosong

Kami memeriksa tipe data setiap kolom dan menghitung jumlah data yang hilang. Ini penting untuk memastikan kesesuaian tipe data dan mengidentifikasi kolom-kolom yang mungkin memerlukan penanganan khusus dalam tahap pra-pemrosesan.

```
df.isna().sum()
Series_Title
                    0
Released_Year
                    0
Certificate
                 101
IMDB_Rating
                    0
Meta_score
                  157
No_of_Votes
                    0
Gross
                  169
dtype: int64
```

Penghapusan Data Tidak Lengkap

Dalam proses penyempurnaan data, kami menghitung jumlah baris awal, menghapus baris dengan nilai kosong, dan menghitung jumlah baris yang tersisa serta yang dihapus. Langkah ini penting untuk memastikan kualitas dan kelengkapan data yang akan digunakan dalam sistem penyaran film, meningkatkan keandalan analisis dan hasil rekomendasi.

Kesimpulan

Dalam kegiatan ini, kami telah menjalankan beberapa tahap krusial dalam pengelolaan dan penelaahan data untuk merancang sistem rekomendasi film. Diawali dengan mengunduh kumpulan data dari Kaggle, kami melakukan penjelajahan awal menggunakan Pandas guna memahami susunan dan ciri-ciri data. Proses ini meliputi pemeriksaan jenis data, analisis statistik ringkas, dan pengenalan nilai yang tidak ada.

Berikutnya, kami melaksanakan penyaringan data dengan menitikberatkan pada ciri-ciri yang paling berkaitan dengan rekomendasi film, seperti judul, tahun tayang, penilaian, dan jumlah pemilih. Proses pembersihan data, termasuk penghapusan baris yang tidak lengkap, menjamin mutu data yang akan dimanfaatkan dalam sistem.

Melalui rangkaian analisis ini, kami telah menyiapkan kumpulan data yang kokoh dan relevan untuk pengembangan sistem rekomendasi film yang efisien. Langkah-langkah ini meletakkan fondasi yang kuat untuk tahap selanjutnya dalam pembuatan algoritma rekomendasi yang tepat dan bermanfaat bagi pengguna.