

วิเคราะห์ประเภทของภาพยนตร์ใดที่ผู้ชมเลือกดู

เสนอ

ผศ.ดร.นุวีย์ วิวัฒนวัฒนา

ผศ.ดร.รัตน์ชัยนันท์ ธรรมสุจริต

จัดทำโดย

นายชาคริต ธีรนันทน์ รหัสนิสิต 65102010191

ในยุคที่เทคโนโลยีการสตรีมมิงเข้ามามีบทบาทสำคัญต่อพฤติกรรมการรับชมสื่อของผู้บริโภค แพลตฟอร์มอย่าง Netflix ได้กลายเป็นหนึ่งใน สื่อบันเทิงหลักของผู้คนทั่วโลก การทำความเข้าใจแนวโน้มความนิยมของผู้ชมต่อประเภทของภาพยนตร์จึงเป็นสิ่งจำเป็นอย่างยิ่ง ทั้งในด้านการพัฒนา เนื้อหา การวางแผนกลยุทธ์ทางการตลาด และการปรับปรุงระบบแนะนำคอนเทนต์ให้ตอบสนองความสนใจของผู้ชมได้อย่างตรงจุด

รายงานฉบับนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อวิเคราะห์ประเภทของภาพยนตร์ที่ได้รับความนิยมบนแพลตฟอร์ม Netflix โดยใช้กระบวนการวิเคราะห์ ข้อมูล (Data Analytics) และเทคนิคเชิงสถิติเบื้องต้น เพื่อค้นหาแนวโน้ม ความสัมพันธ์ และปัจจัยที่ส่งผลต่อความนิยมของภาพยนตร์แต่ละประเภท ซึ่ง ข้อมูลและข้อค้นพบจากการศึกษานี้จะสามารถนำไปประยุกต์ใช้ในการตัดสินใจเชิงธุรกิจ และพัฒนาประสบการณ์ของผู้ใช้งานได้อย่างมีประสิทธิภาพ

ผู้จัดทำหวังว่ารายงานฉบับนี้จะเป็นประโยชน์ต่อผู้ที่สนใจในการวิเคราะห์ข้อมูล การตลาดดิจิทัล รวมถึงผู้ที่ทำงานด้านการผลิตสื่อและบันเทิง ในยุคดิจิทัล Netflix มีคอนเทนต์ภาพยนตร์และซีรีส์หลากหลายประเภท (genre) แต่ยังไม่มีข้อมูลที่ชัดเจนและเป็นระบบว่า ผู้ชมเลือกชมหนังประเภทใดมากที่สุด และแนวโน้มความนิยมของแต่ละประเภทเป็นอย่างไร ซึ่งส่งผลต่อการวางแผนผลิตและจัดหาคอนเทนต์ รวมถึงการทำการตลาดและพัฒนาระบบแนะนำ ภาพยนตร์

1.2. Business Objectives (วัตถุประสงค์ทางธุรกิจ)

- ระบุประเภทภาพยนตร์ที่ได้รับความนิยมสูงสุดในแพลตฟอร์ม Netflix
- สนับสนุนการตัดสินใจในการลงทุนผลิตหรือจัดหาคอนเทนต์ใหม่ที่ตรงกับความต้องการของผู้ชม
- พัฒนากลยุทธ์การตลาดและระบบแนะนำภาพยนตร์ให้มีประสิทธิภาพมากขึ้น
- เพิ่มความพึงพอใจและการมีส่วนร่วมของผู้ใช้งานบนแพลตฟอร์ม

1.3. Key Stakeholders (ผู้มีส่วนได้ส่วนเสีย)

- ทีมบริหารและฝ่ายกลยุทธ์ Netflix
- ทีมพัฒนาคอนเทนต์ (Content Acquisition & Production)
- ฝ่ายการตลาดและโฆษณา
- ทีมพัฒนาระบบ Recommendation Engine
- ผู้ชมและสมาชิก Netflix

1.4. Success Metrics (ตัวชี้วัดความสำเร็จ)

ความถูกต้องและความชัดเจนของรายงานวิเคราะห์ genre ที่นำเสนอ

- จำนวนและความหลากหลายของภาพยนตร์ใน genre ที่ได้รับความนิยมเพิ่มขึ้นภายใน 1 ปี
- อัตราการรับชมของคอนเทนต์ใน genre ที่ระบุว่าเป็นที่นิยม

1.5. Canvas Sketch

1.5.1. กลุ่มเป้าหมาย (Target Audience)

- ทีมบริหาร Netflix ที่วางกลยุทธ์การผลิตและจัดหาคอนเทนต์
- ฝ่ายการตลาดและโฆษณา
- นักวิเคราะห์ข้อมูลและทีมพัฒนาระบบแนะนำคอนเทนต์
- ผู้ชม Netflix ทั่วไปที่เป็นกลุ่มเป้าหมายของแพลตฟอร์ม

1.5.2. ทรัพยากร (ข้อมูล/เครื่องมือ)

- Netflix Titles Dataset แหล่งข้อมูลประกอบด้วยข้อมูลภาพยนตร์และชีรีส์ ได้แก่:ชื่อ, ปีที่ออกฉาย (release_year), country, principal country, rating
- เครื่องมือวิเคราะห์ข้อมูล: Python (Pandas, Matplotlib/Seaborn) และ Tableau

1.5.3. สมมติฐาน

- จำนวนรายการในแต่ละ genre สะท้อนถึงความนิยมของผู้ชมในระดับหนึ่ง
- ความนิยมของ genre มีแนวโน้มเปลี่ยนแปลงตามปีที่ออกฉายและเรตติ้ง
- พฤติกรรมการเลือกชมในอดีตสามารถคาดการณ์แนวโน้มในอนาคตได้

1.5.4. ข้อจำกัด

- ไม่มีข้อมูลพฤติกรรมการรับชมจริง (เช่น เวลาชม, จำนวนครั้งที่ดู)
- ความนิยมที่วัดจากจำนวนรายการใน genre อาจไม่สะท้อนพฤติกรรมผู้ชมได้เต็มที่
- ข้อมูลอาจมีบางส่วนไม่สมบูรณ์หรือมีข้อผิดพลาดเล็กน้อย

1.5.5. ไทม์ไลน์ (Timeline)

วัน	กิจกรรม
1-2	รวบรวมและทำความสะอาดข้อมูล
3-4	วิเคราะห์ข้อมูลและสร้างกราฟ
5-6	สรุปผลการวิเคราะห์และเขียนรายงาน
7	นำเสนอ

การทำความสะอาดข้อมูล (Data Cleaning) :

Drop

```
# Drop Columns

data.drop(columns=['show_id', 'cast', 'director', 'description'], inplace=True)

# Replacments

data['country'] = data['country'].fillna(data['country'].mode()[0])

# Drop the rest

data.dropna(inplace=True)
```

บรรทัดที่ 1 : ลบคอลัมน์ที่ไม่จำเป็นออกจาก DataFrame ชื่อ data ได้แก่:

- show id
- cast
- director
- description

บรรทัดที่ 2 : กรอกค่าที่หาย (NaN) ในคอลัมน์ country ด้วย ค่าที่พบบ่อยที่สุด (mode) ของคอลัมน์นั้น

บรรทัดที่ 3 : ลบแถว (row) ที่ยังมี ค่าหาย (missing values) อยู่ หลังจากขั้นตอนเติมค่าหายแล้ว

การสร้างคุณลักษณะใหม่ (Feature Engineering):

```
Added Date

[ ] # Change Data Type to DateTime
    data['date_added'] = pd.to_datetime(data['date_added'].str.strip(), format='mixed', errors='coerce')
```

แปลงข้อมูลในคอลัมน์ date_added ให้เป็นชนิดวันที่ (datetime)

```
Country Column

[ ] # เก็บไว้เฉพาะประเทศแรกจากแต่ละรายการเท่านั้น

data['principal_country'] = data['country'].apply(lambda x: x.split(",")[0])
```

ดึงชื่อประเทศแรกจากคอลัมน์ country มาเก็บในคอลัมน์ใหม่ชื่อ principal_country เพื่อระบุประเทศหลักของแต่ละรายการ

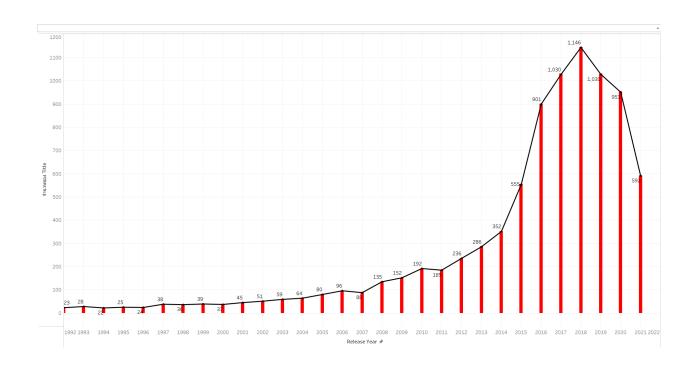
```
ratings_ages = {
data['ages'] = data['rating'].replace(ratings_ages)
data['ages'].unique()
```

เปลี่ยนข้อมูลการจัดเรตเป็นกลุ่มอายุที่เข้าใจง่ายขึ้น

3. การสำรวจข้อมูลเบื้องต้น (Exploratory Data Analysis, EDA)

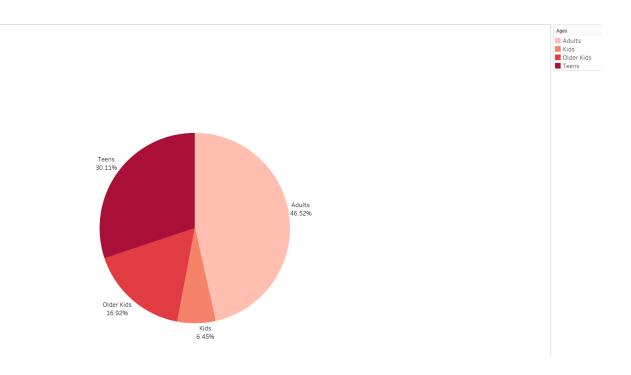


ประเทษใดมีจำนวนเนื้อหามากที่สุด? : จากแผนที่ USA มากที่สุด

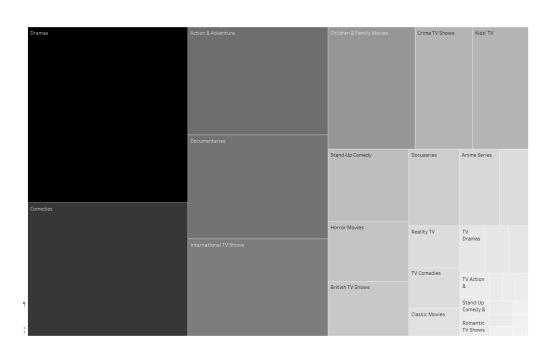


แนวโน้มจำนวนรายการตามปีที่เผยแพร่

: จากกราฟได้โชว์ว่าในช่วงปี 1992-2007 นั้นมีการผลิตภาพยนต์ ออกมาน้อยมากแต่พอเข้าในช่วง 2007- 2021 นั้นก็ได้มีการสร้างภาพยนต์ออกมาเพิ่ม มากขึ้นแบบก้าวกระโดด



สัดส่วนของช่วงอายุในการรับชม







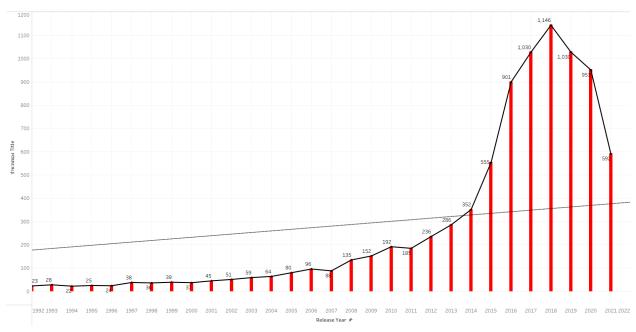




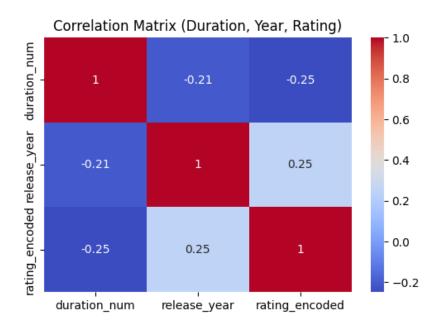


4. การวิเคราะห์เชิงลึก (In-Depth Analysis)

การเติมโตของภาพยนต์ในประเทศ 10 อันดับแรกนั้นจะเห็นได้ว่า USA นั้นมีจำนวนเนื้อหามากที่สุดรองลงมาเป็น India , UK , Canada , Japan , France , South Korea , Mexico และ Australia



ทำให้สามารถวิเคราะห์เพิ่มเติมได้ว่าในปี 2014-2018 นั้นเป็นปีที่วงการภาพยนต์กำลังเติบโตทำให้สามารถสร้างหนังได้ออกมาได้เป็นจำนวนมาก แต่ก็ ค่อยๆลดหลังจากปี 2018 ทันทีอาจมีผลมาจากปัจจัยต่างๆ เช่น การมาของโรค Covid-19 และ อื่นๆ



ความสัมพันธ์ :

duration_num vs release_year มี ความสัมพันธ์เชิงลบอ่อน ๆ \rightarrow ยิ่งหนังใหม่ ยิ่งสั้นลงเล็กน้อย duration_num vs rating_encoded มี ความสัมพันธ์เชิงลบอ่อน ๆ \rightarrow ช่วงอายุเรตบางประเภทมีแนวโน้มสั้นกว่า release year vs rating encoded มี ความสัมพันธ์เชิงลบอ่อน ๆ \rightarrow หนังยุคใหม่มีช่วงอายุเรตต่างไปเล็กน้อย

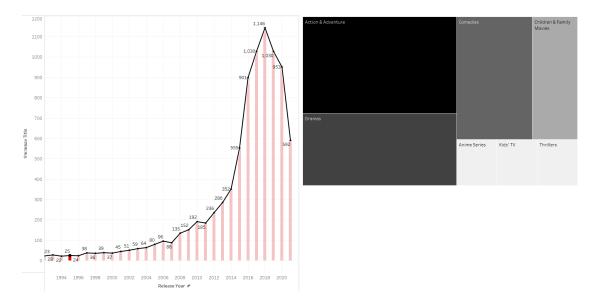
สรุปได้ว่า

- ไม่มีตัวแปรใดที่มีความสัมพันธ์สูงกับความยาวของหนัง
- มีความสัมพันธ์เชิงลบระดับอ่อนระหว่าง duration_num กับ release_year และ rating_encoded ซึ่งอาจแปลได้ว่า ภาพยนตร์ใหม่ในยุคหลังมีแนวโน้มสั้นลง และหนังบางเรตติ้งมีความยาวเฉลี่ยน้อยกว่าประเภทอื่น

5. ข้อค้นพบและข้อเสนอแนะ (Insights & Recommendations)

5.1. หนังแนว Dramas และ Comedies มีจำนวนผู้ชมติด top 5 ของทุกปี

จากการสำรวจตั้งแต่ปี 1995 เป็นต้นไปยอดดูของ Dramas และ Comedies ไม่เคยหล่นลงจาก top 5 บ่งบอกว่าถ้าจะทำภาพยนต์ออกนั้นควร ทำเป็น ประเภท Dramas หรือ Comedies



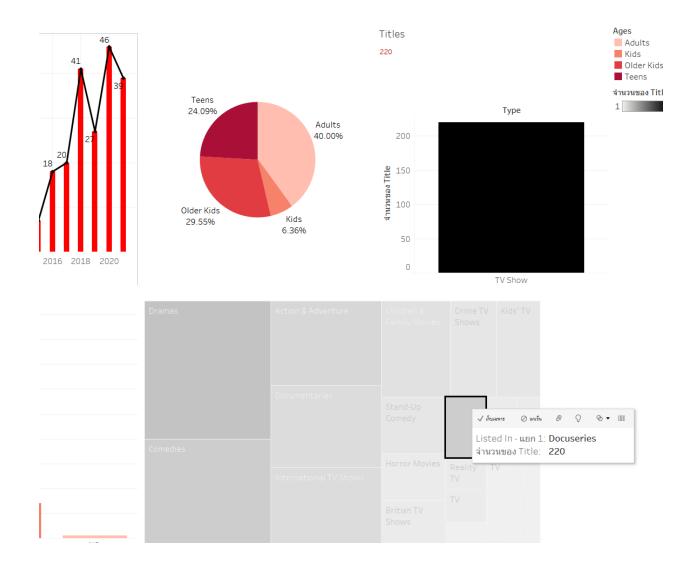
5.2. ทำไมภาพยนต์ ประเภท Dramas และ Comedies ผู้ชมถึงเยอะ

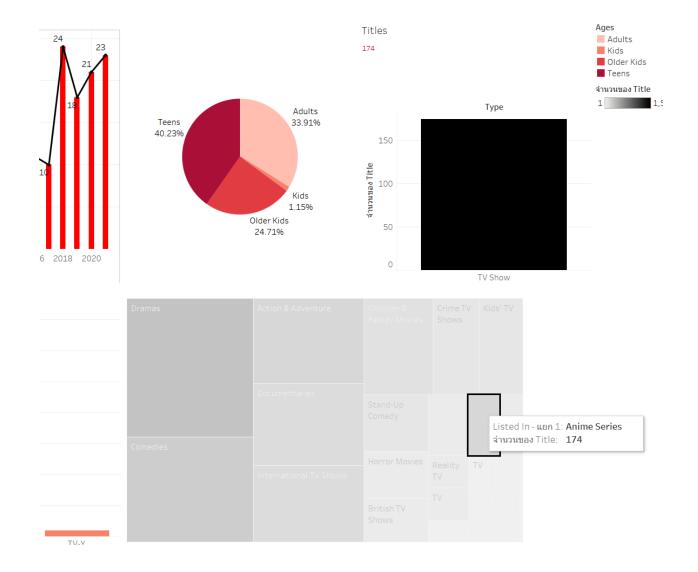
เป็นเพราะ ภาพยนต์ ประเภท Dramas และ Comedies ผู้ชมส่วนใหญ่เป็น กลุ่ม Adults นอกจากนี้ยังเป็นการชี้ถึงว่าถ้าต้องการจะทำภาพยนต์ ที่จะ เน้นไปที่แนว Dramas และ Comedies

นั้นถ้าอยากให้มีฐานคนดูเพิ่มมากขึ้น ควรตีกลุ่มตลาดของ Adults จะทำให้ได้ประสิทธิภาพสูงสุด



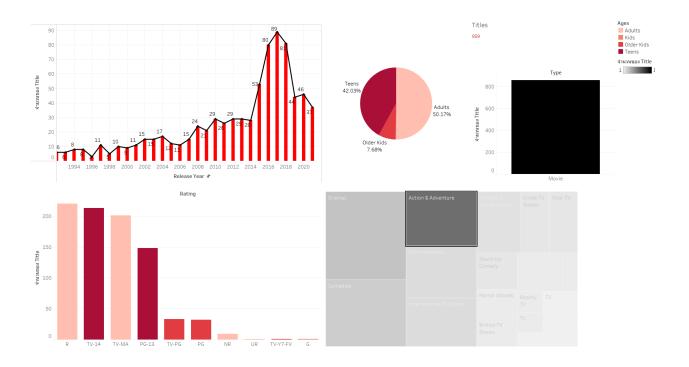
แนวโน้มเพิ่มขึ้น อาจเป็นโอกาสในการตีตลาดกลุ่มผู้ดูใหม่ๆ เพื่อให้เข้ามารับชมมากขึ้น





5.4 การลดลงของภาพยนต์

ในบรรดาภาพยนต์ต่างๆ ส่วนใหญ่ใน ปี 2018 จะมีอัตราที่ลดลงไม่มากก็น้อยแต่ ประเภท Action & Adventure นั้นมีอัตราที่ลดมามากผิดปกติเป็นการ บ่งบอกถึง สถานการณ์ของการสร้างภาพยนต์ประเภท Action & Adventure ว่าอาจจะไม่เป็นที่นิยมแล้วในปัจจุบัน เพราะตั้งแต่ 1992 Action & Adventure ก็ครองยอดภาพยนต์มาตลอดจนกระทั้ง 2019 ที่ด้วยปัจจัยต่างๆทำให้ยอดภาพยนต์ ลดจาก 81 > 44 หายไปเกือบครึ่งหนึ่งและยังคงลดต่ำ กว่าอีกในปี 2021



สรุปได้ว่า ถ้าอยากทำภาพยนต์ให้มีคนดูเยอะๆนั้นควรที่จะ ทำเป็นประเภท Dramas หรือ Comedies และอยู่ในเรท ของ Adults และ Teens เพราะ เข้าถึงได้ง่าย