전처리 DF Group 4 Netflix

Table of Contents

- > 분석 데이터 및 목표
- > 가설1: '제목의 길이'와 '관객 수'의 상관관계
- > 가설2: '생산 국가'와 '관객 수'의 상관관계
- > 가설3: '시즌 수'와 '관객 수'의 상관관계
- > 가설4: '관객 등급'과 '관객 수'의 상관관계

분석 데이터 및 목표

- > 데이터 셋: 캐글 Netfilx-movies-and-tv-shows
- > 1차 목표: 관객 수(imdb_votes)에 영향을 미치는 변수 회귀분석
- > 2차 목표: 머신러닝을 통한 '관객수' 예측 모델링
- > 3차 목표(잠정): User 데이터셋을 이용한 Recommendation System 개발

NETFLIX

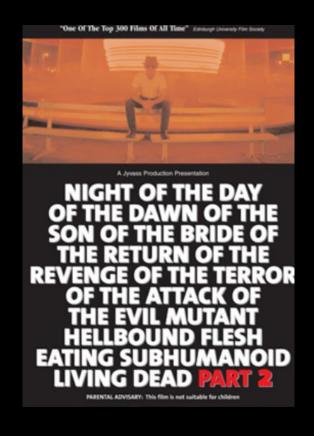
NETFLIX를 시청할 프로필을 선택하세요



시작하기







VS





[전처리 과정]

NETFLIX

Step1. 변수 선택

Step2. 결측치 제거

Step3. '제목의 길이' 변수 추가



[전처리 과정]

NETFLIX

Step1. 변수 선택

제목의 길이 → title 변수 -> word count 변수 추가

관객 수 → imdb votes 변수



[전처리 과정]

NETFLIX

Step2. 결측치 제거

```
## 결촉치 제거
df.dropna(subset=['imdb_votes'],inplace=True)
```

imdb_votes 칼럼의 결측치 제거

5850 rows \times 15 columns -> 5352 rows \times 15 columns





[전처리 과정]

Step3. '제목의 길이' 데이터 추가

```
## word_count 칼럼 추가
df[['title']]
```

```
    df['word_count'] = df.title.str.count('')-1
```

가설1

가설2

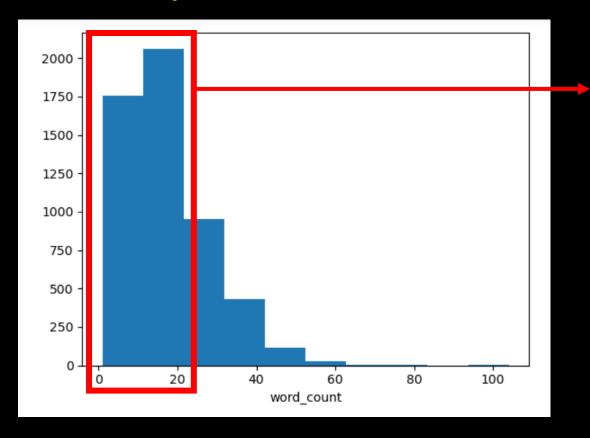
가설3

가설4



가설1: '제목의 길이'와 '관객 수'간의 상관관계가 있을까?

[summary]



10~20글자 사이의 영화가 가장 많음



[summary]

NETFLIX

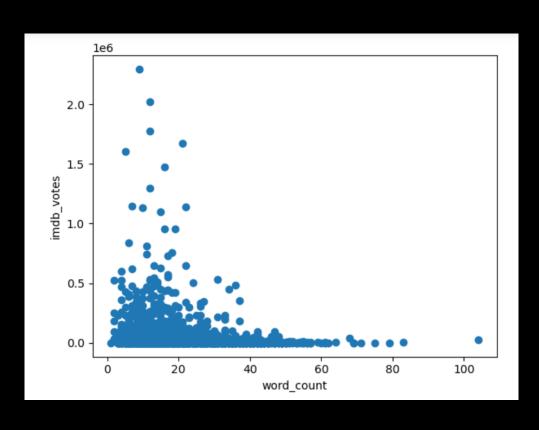
ln	[50]:	M	## 상관계수
ln	[39]:	M	from scipy import stats
In	[41]:	M	stats.pearsonr(df['word_count'],df['imdb_votes'])
	Out [41]:	PearsonRResult (statistic=-0.08260074783067509, pvalue=1.4324961371944998e-09)

상관계수는 -0.08로, 두 변수 사이의 직접적인 상관성은 없는 것으로 보임



[summary]

NETFLIX



산점도 역시 상관관계를 발견하긴 어려움

하지만, 높은 평점을 받은 영화들은 대체로 10~20 글자 구간에 분포되어 있는 것을 알수 있음

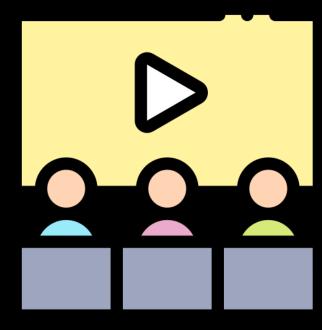


가설2



가설2: 작품 생산 '국가'와 '관객 수' 간에 상관관계가 있을까?







[전처리 과정]

Step1. 결측치 제거

Step2. 국가별 평균 관객수 분석

Step3. Categorical > Numerical

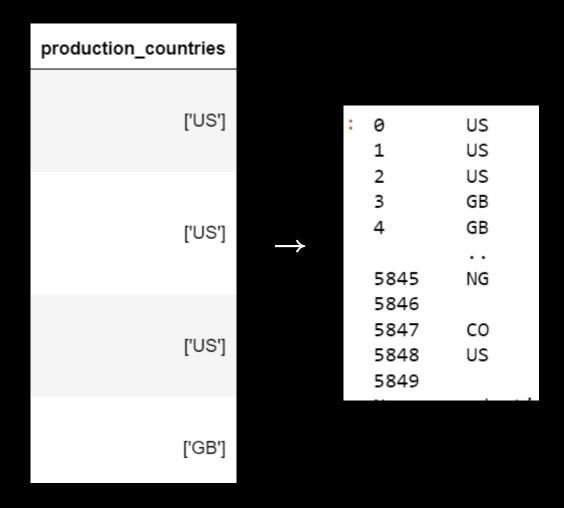


[전처리 과정]

NETFLIX

Step1. 결측치 제거

- 1. 국가명 앞뒤로 붙어있는 []와 ' ' 등을 제거
- imdb_votes를 가지고 있지 않은 row 제거





[전처리 과정]

NETFLIX

Step2. 국가별 평균 관객수 분석

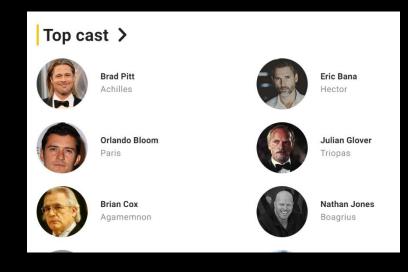
- 1. Country: 작품이 많이 등록된 국가 순위
- 2. Average votes: 해당 국가의 평균 관객수 (imdb_votes)
- >> 생산한 영화가 많다고 꼭 관객수가 많은 건 아님

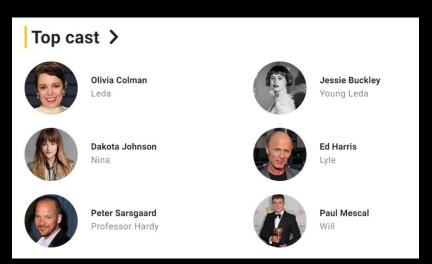
	Country		Average votes		
0		US	43983.779503		
1	Γ	IN	11274.654577		
2		GB	42212.551095		
3		JP	10783.419355		
4		KR	7057.963918		
90		BY	97.000000		
91		SN	135.000000		
92		GR	58882.000000		
93		MU	1029.000000		
94		ВТ	3257.000000		



0]:	86	527447.000000
	92	58882.000000
	0	43983.779503
	2	42212.551095
	66	39272.500000
	51	97.250000
	90	97.000000
	70	82.000000
	78	64.000000
	50	46.000000
	Name	A

NETFLIX





- 1. 86번 국가: 몰타
- 2. 92번 국가: 그리스
- >> 감독과 배우 모두 사실상 미국 영화인이므로 이상치 교체 (미국으로 편입)





[전처리 과정]

NETFLIX

Step3. Categorical > Numerical

- 1. Outlier 제거 후 다시 평균 관객수 계산
- 2. 1순위부터 94순위까지 가중치 부여

	Country	Average votes	Weight
0	US	44241.463806	94
1	GB	42212.551095	93
2	HU	39272.500000	92
3	DE	36636.046512	91
4	CH	32977.333333	90
90	KE	82.000000	4
91	HR	64.000000	3
92	TZ	46.000000	2
93	MT	NaN	1
94	GR	NaN	0

NETFLIX



가설2: 작품 생산 '국가'와 '관객 수' 간에 상관관계가 있을까?

age_certification	runtime	genres	production_countries	seasons
R	114	['drama', 'crime']	US	NaN
R	109	['drama', 'action', 'thriller', 'european']	US	NaN
PG	91	['fantasy', 'action', 'comedy']	GB	NaN
NaN	150	['war', 'action']	GB	NaN
TV-14	30	['comedy', 'european']	GB	4.0



age_certification	runtime	genres	production_countries	seasons
R	114	['drama', 'crime']	94	NaN
R	109	['drama', 'action', 'thriller', 'european']	94	NaN
PG	91	['fantasy', 'action', 'comedy']	93	NaN
NaN	150	['war', 'action']	93	NaN
TV-14	30	['comedy', 'european']	93	4.0

VS



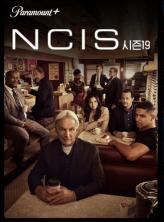
가설3: '시즌 수'와 '관객 수' 간의 상관관계가 있을까?



슬기로운 의사생활 시즌2



슬기로운 의사생활



NCIS 시즌19



NCIS : 뉴올리언스 시즌6



NCIS 로스앤젤레스 시즌13



NCIS : 뉴올리언스 시즌2



NCIS : 뉴올리언스 시즌7



NCIS 로스앤젤레스 시즌12





[전처리 과정]

Step1. 변수 선택

Step2. 결측치 대체

Step3. 필요한 데이터 추출





[전처리 과정]

Step1. 변수 선택

시즌 수 → seasons 변수

관객 수→ imdb_votes 변수





[전처리 과정]

Step2. 결측치 대체

```
# seasons의 값 확인

df['seasons'].value_counts()

# seasons 결축치를 최반값인 1.0으로 대체

df['seasons'].fillna(1.0, inplace=True)
```

seasons 칼럼의 최빈값인 1.0으로 결측치 대체

1.0	1221			
2.0	389			
3.0	187			
4.0	120			
5.0	79			
6.0	36			
7.0	18			
8.0	11			
9.0	9			
11.0	8			
10.0	6			
12.0	4			
15.0	3			
24.0	2			
13.0	2			
20.0	1			
19.0	1			
32.0	1			
29.0	1			
14.0	1			
37.0	1			
21.0	1			
25.0	1			
42.0	1			
39.0	1			
16.0	1			
	seasons,	dtype:	int64	





[전처리 과정]

Step3. 필요한 데이터 추출

```
# type이 SHOW의 데이터를 tvshow로 저장
tvshow = df[df['type'] == 'SHOW']
tvshow
```

	id	title	type	description	release_year	age_certification	runtime	gen
7	ts22164	Monty Python's Flying Circus	SHOW	A British sketch comedy series with the shows	1969	TV-14	30	com
17	ts45948	Monty Python's Fliegender Zirkus	SHOW	Monty Python's Fliegender Zirkus consisted of 	1972	TV-MA	43	com
35	ts20681	Seinfeld	SHOW	A stand-up comedian and his three offbeat frie	1989	TV-PG	24	com

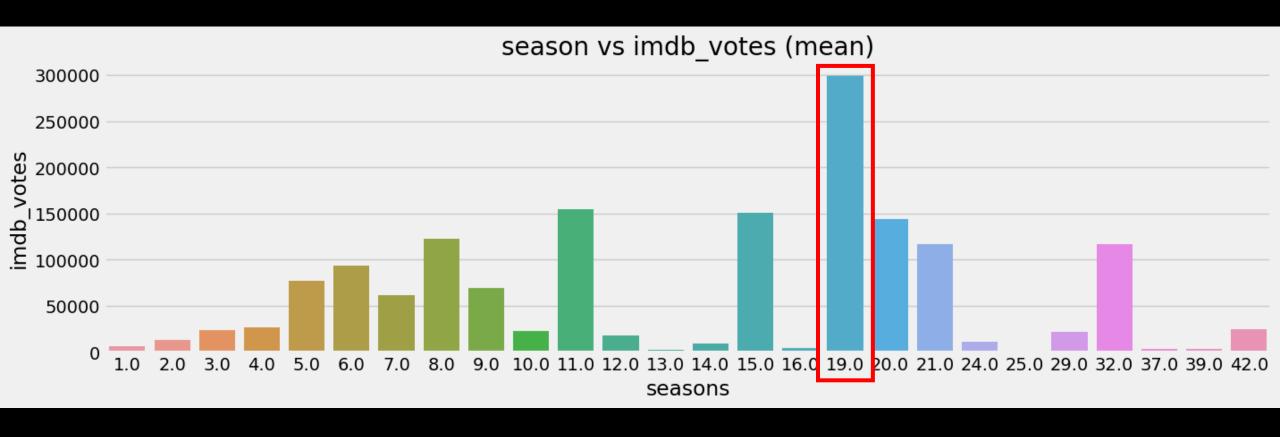
SHOW 작품의 seasons과 imdb_votes간의 관계를 살펴보기 위해 해당하는 데이터만 추출





[summary]

평균적으로 작품의 시즌 수가 19일 때 가장 높은 평점을 받음

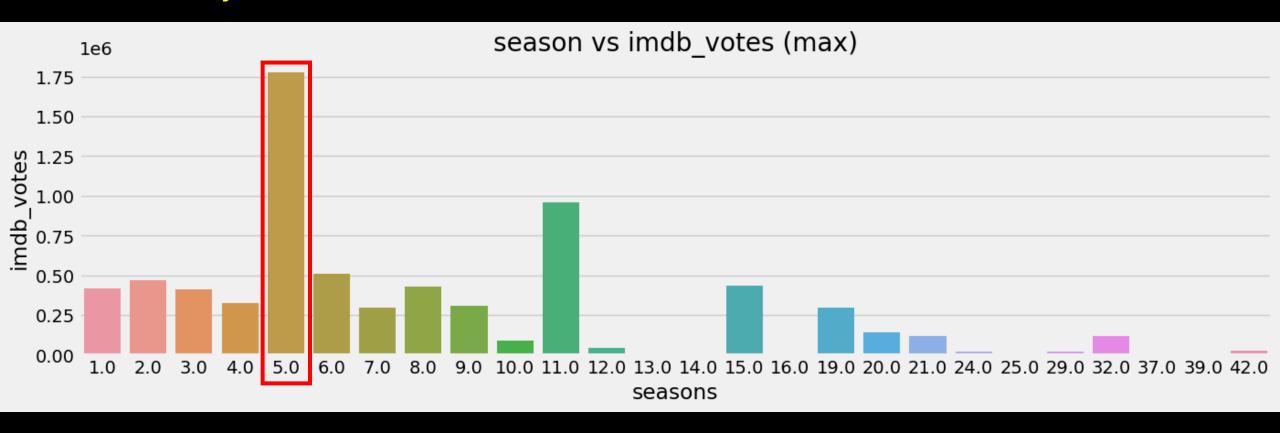






[summary]

하지만, 시즌 수가 5인 작품이 최대 평점을 받음



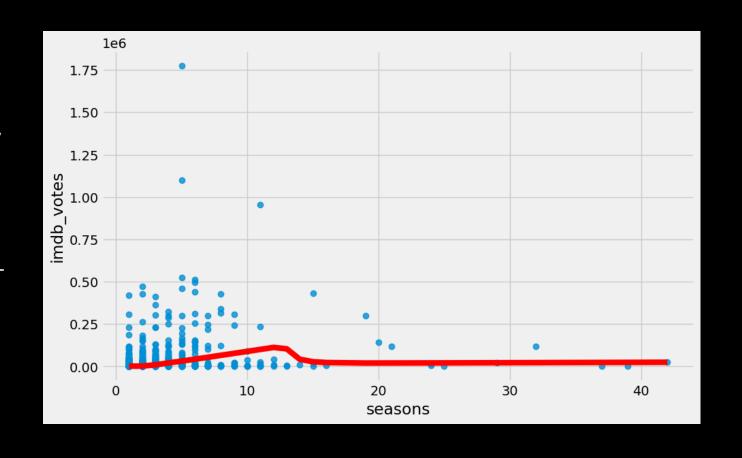




[summary]

전세계 작품의 평점 추세를 살펴보면,

- 시즌 10 초반까지는 작품 시즌 개수가 증가할 수록 imdb_votes도 증가함
- 10 중반부터는 급격하게 imdb_votes가 하락하는 것을 알 수 있음



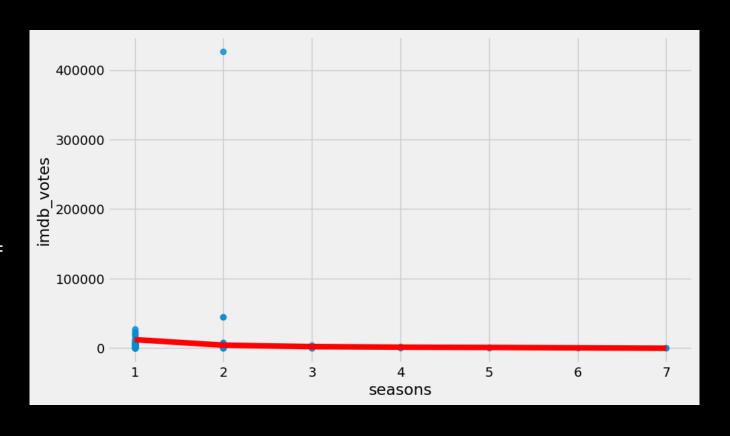




[summary]

한국 작품의 평점 추세를 살펴보면,

- 시즌이 증가할 수록 imdb_votes가 감 소하나, 큰 차이가 없는 것으로 보임
- 이는 시즌 2에 존재하는 이상치가 영향을 미치는 것으로 파악됨

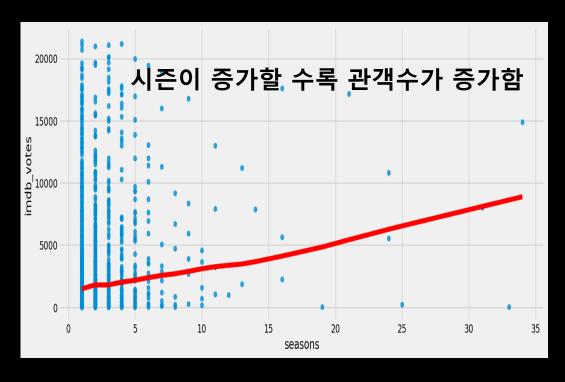


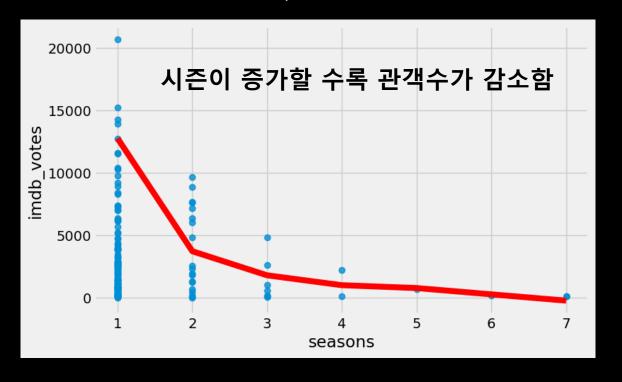


[summary]

NETFLIX

이상치를 제거한 후 다시 전세계 작품과 한국 작품의 추세를 살펴보면,

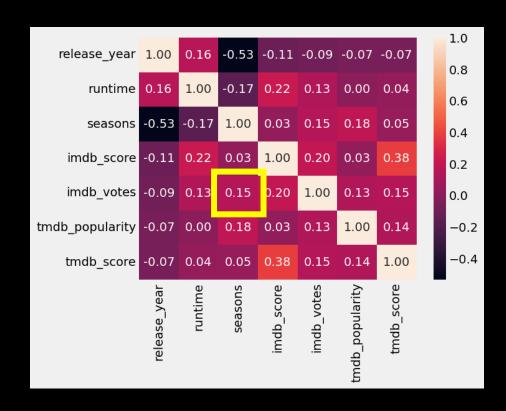


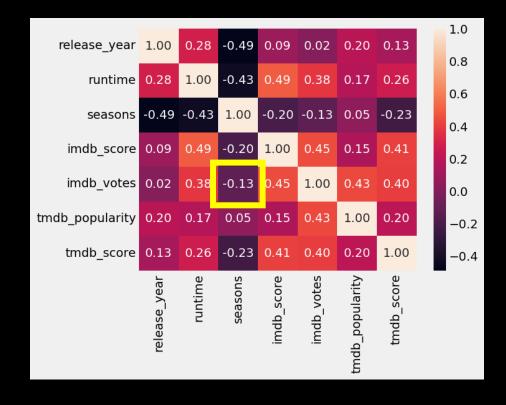




[summary]

seasons과 imdb_votes 사이의 상관계수는 0.15, -0.13이지만 산점도와 추세선을 통해, 시즌 수에 따라 관객수가 변함을 볼 수 있음









VS







[전처리 과정]

Step1. 변수 선택

Step2. 결측치 제거

Step3. 데이터 추출

[전처리 과정]

Step1. 변수 선택

관객 등급 -> age_certification 변수

영화 평점 -> imdb_votes 변수



[전처리 과정]

Step2. 결측치 제거

```
## age_certification 결측값 제거
df = df[df[AGE].notna()]
## imdb_votes 결측값 제거
df = df[df[VOTE] > 0]
```



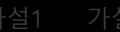


[전처리 과정]

Step3. 데이터 추출

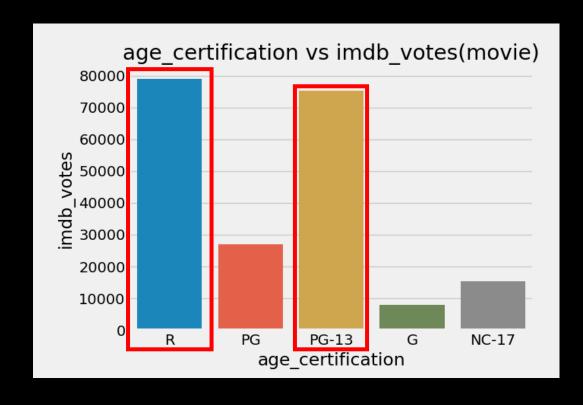
```
movie = df[df['type'] == 'MOVIE']
show = df[df['type'] == 'SHOW']
```

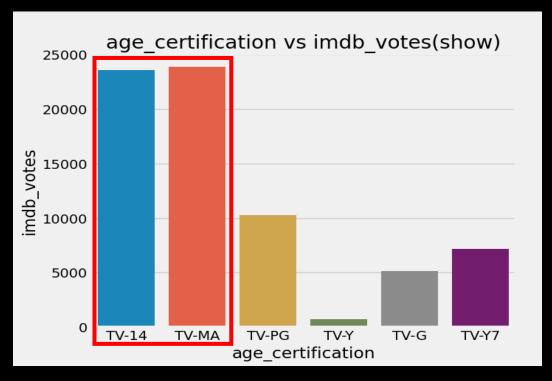
TV-MA	883
R	556
TV-14	474
PG-13	451
PG	233
TV-PG	188
G	124
TV-Y7	120
TV-Y	107
TV-G	79
NC-17	16





movie와 show 모두 청소년(만 14세 이상)과 성인(만 18세 이상) 관객 등급에서 [summary] 높은 관객 수를 보이지만, 성인 관객 등급이 제일 높은 관객 수를 보임









[summary]

