유튜브 섬네일 기반 조회수 예측

영화 및 드라마 리뷰를 중심으로

오현진, 이승규, 임형섭, 정은혜

분석 개요

분석 결과

- 1. 분석배경
- 2. 분석목표

- 1. 결론
- 2. 기대효과

분석 과정

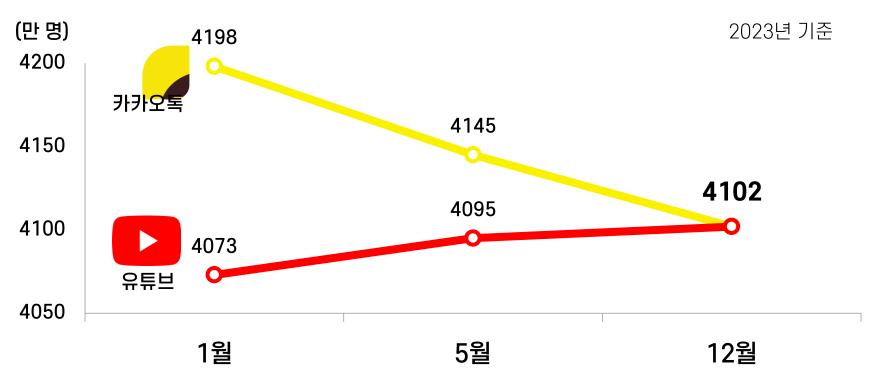
- 1. 데이터 수집
- 2. EDA 및 전처리
- 3. 모델링

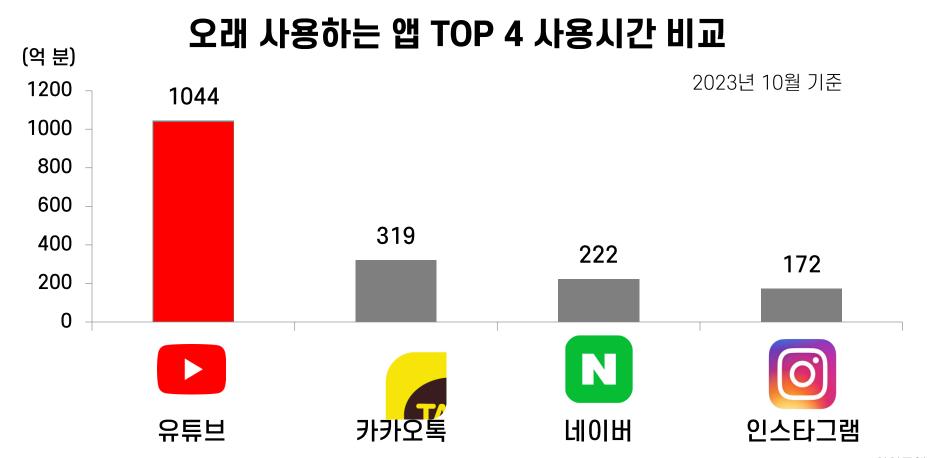
의의 및 보완점

- 1. 의의
- 2. 보완점



카카오톡 VS 유튜브 월간 활성 이용자 수 추이





침착맨(이말년) "트위치 수익, 유튜브랑 비교하면 적다"

뉴스 시청률은 하락하고 유튜브 채널은 급성장

유튜브 재미 본 NS홈쇼핑, 올해도 '커머스 콘텐츠' 강화

유튜브로 고객 만나는 자산운용사

한투운용 구독자 1년새 6배

돈 쓸어모은다… 사람도 아닌 유튜버의 정체

커지는 '버튜버' 시장 메타버스 · VR 한풀 꺾였지만… '버튜버'엔 돈 몰린다 분석 개요: 분석 배경 분석 과정 분석 결과 의의 및 보완점



유튜브 섬네일의 중요성





분석의 필요성

- 유튜브 섬네일과 조회수 간 예측을 살펴본 선행 연구는 많지 않음
- 영상의 조회수에는 구독자 수가 큰 영향을 미치게 됨
- 선행 연구에서 구독자 수의 추이를 고려하지 않은 단순 조회수나 시청 의도 등을 변인으로 설정하였다는 한계 존재

분석의 필요성

- 머신러닝을 통해 유튜브 섬네일의 다양한 요소들을 기반으로 구독자 수 대비 조회수를 예측
- 영화 및 드라마 리뷰 채널을 운영하는 운영자의 입장에서 어떠한 요소로 섬네일을 구성했을 때 조회수를 향상시킬 수 있는지 분석

분석의 필요성

- 드라마 및 영화 리뷰 카테고리를 선택한 이유
 - ① 원작 콘텐츠로 인한 높은 내용 유사도
 - ② 유명 인플루언서(예, 유재석, 신세경 등) 운영자 희박

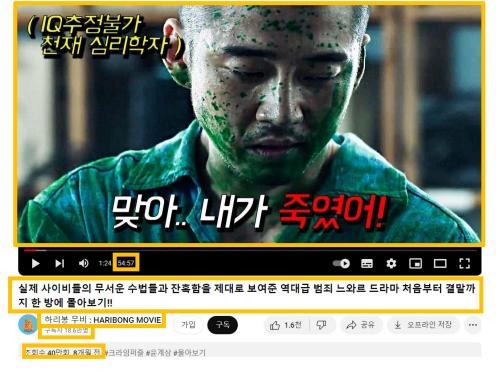


분석 과정



수집한 데이터의 종류

☑ YouTube > Data API , **pytube** 라이브러리 사용



- 채널 이름
- 영상 제목
- 영상 길이
- 게시 날짜
- 조회수
- 섬네일 이미지

수집한 데이터의 종류

각 채널의 월별 구독자 수 추이

• SNS 채널 분석 사이트 Social Blade



Total Subscribers for '하리봉 무비: HARIBONG MOVIE' (Monthly)

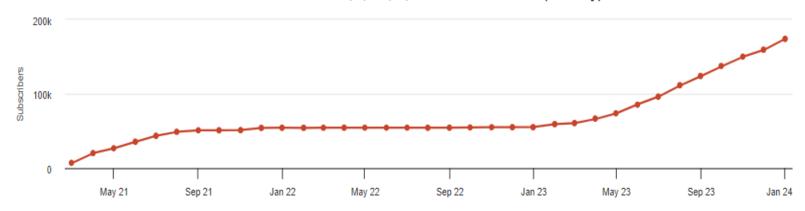




Image feature

Google Cloud Vision API: 유해성 콘텐츠 감지



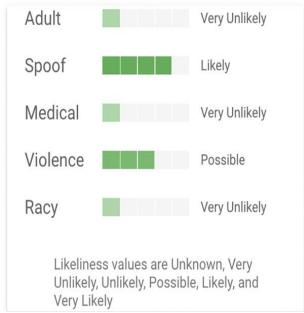




Image feature

Google Cloud Vision API: 이미지 속성 감지

- 섬네일에 등장한 최빈 색상 추출



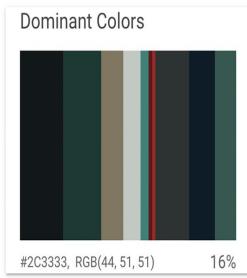
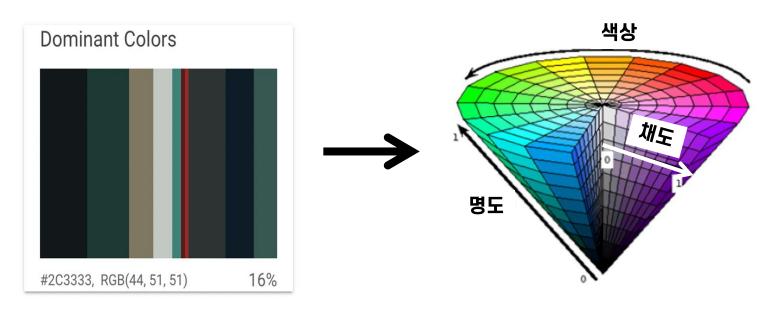


Image feature

- 추출한 최빈 색상 -> 색상(Hue), 채도(Saturation), 명도(Value) 계산



분석 개요 분석 과정: 데이터 수집 분석 결과 의의 및 보완점

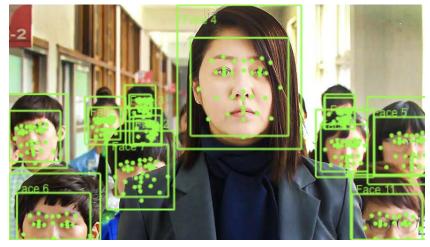


Image feature

Google Cloud Vision API: 얼굴 감지

- 인물의 유무와 등장한 인물의 수 계산







Text feature

Google Cloud Vision API: 광학 문자 인식 (OCR)



분석 개요 분석 과정: 데이터 수집 분석 결과 의의 및 보완점

Text feature

Text 감정 분석: 한국어 자연어 처리 모델 KoBERT

SKTBrain/**KoBERT**



Korean BERT pre-trained cased (KoBERT)



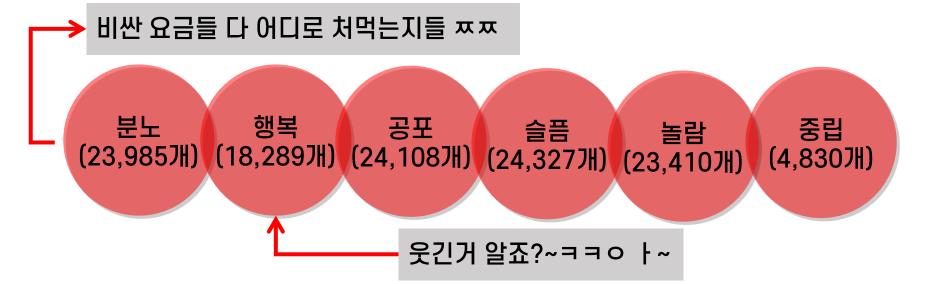
- 감성 대화 말뭉치
- 유튜브 영상 제목 등 **단발성 문장**의 감정 분석 정확도 낮음
 - 이제 곧 결혼해. 바로 아이가 생길 거라 믿어! → **행복**
 - 일 할 곳 없이 폐지를 줍는 내 모습이 너무 **초라한 것 같아** → **행복**
 - 내가 수술 받은 의사가 의료 사고가 잦은 의사였어.
 - 그 사실을 알게 되니 **화가 많이 나네** → **행복**



Text feature

Text 감정 분석: KoBERT fine tuning

• 감정 정보가 포함된 단발성 대화 데이터셋을 병합하여 재학습



분석 개요 분석 과정: 데이터 수집 분석 결과 의의 및 보완점

Text feature

Text 감정 분석: 한국어 자연어 처리 모델 KoBERT fine tuning

• '중립'의 학습 단어 수가 적어 정확도가 떨어지는 문제 발생

- <스파이더맨: 노웨이홈> 뇌피셜 Q&A 읽어드립니다 → 공포
- <스파이더맨: 노웨이홈> 새로운 태국 스팟 추가 장면 총정리→ 공포
- <스파이더맨: 노웨이홈> 시니스터 3 새로운 장면 총정리! → 행복

Text feature

Text 감정 분석: 최종 결과

- 일 할 곳 없이 폐지를 줍는 내 모습이 너무 **초라한 것 같아** → 행복 → 슬픔
- 내가 수술 받은 의사가 의료 사고가 잦은 의사였어.
 - 그 사실을 알게 되니 **화가 많이 나네** → **행복** → **분노**
- <스파이더맨: 노웨이홈> 뇌피셜 Q&A 읽어드립니다 → 공포 → 중립

수집한 데이터의 종류

- 채널 이름
- 영상 이름
- 섬네일 이미지
- 영상 길이
- 게시 날짜
- 조회수
- 구독자 수 추이

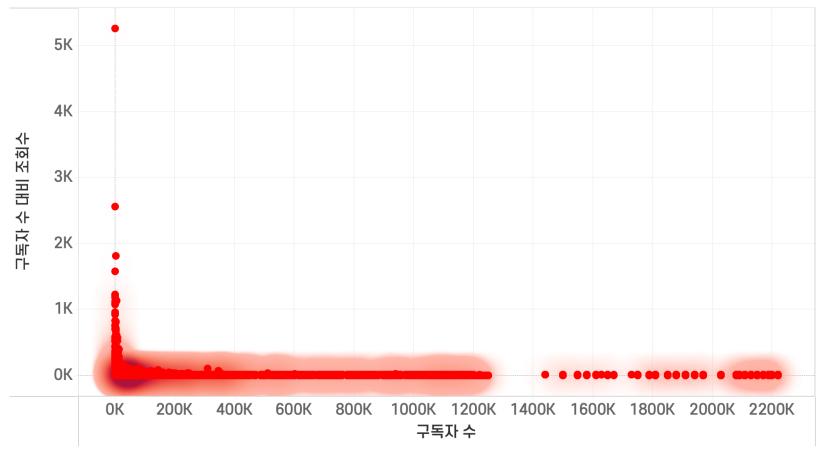
Image feature

- 유해성 점수
- 최빈 색상을 활용한 색상, 채도, 명도
- 등장 인물 수

Text feature

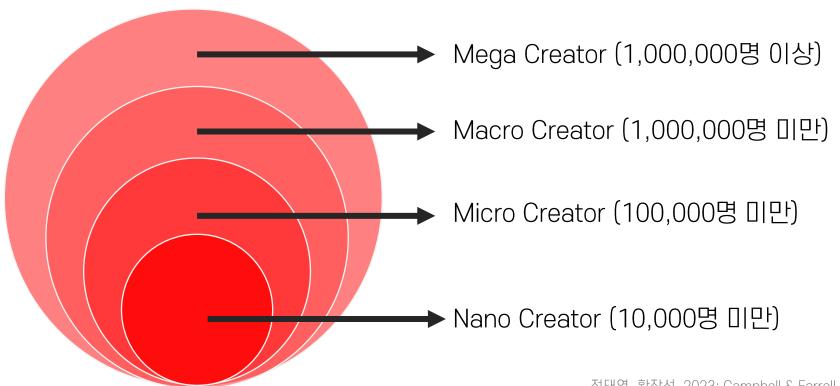
- 영상 제목 감정 분석
- text가 차지하는 비율, 크기

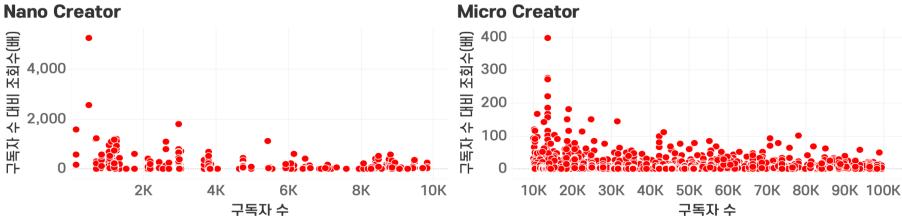
영상별 구독자 수 - 구독자 수 대비 조회수 분포

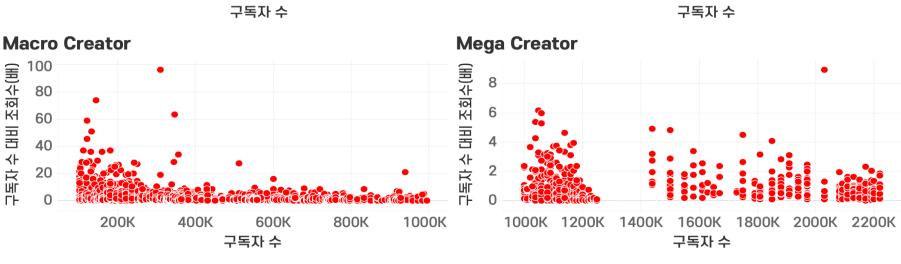


구독자 수에 따른 채널 분류 기준

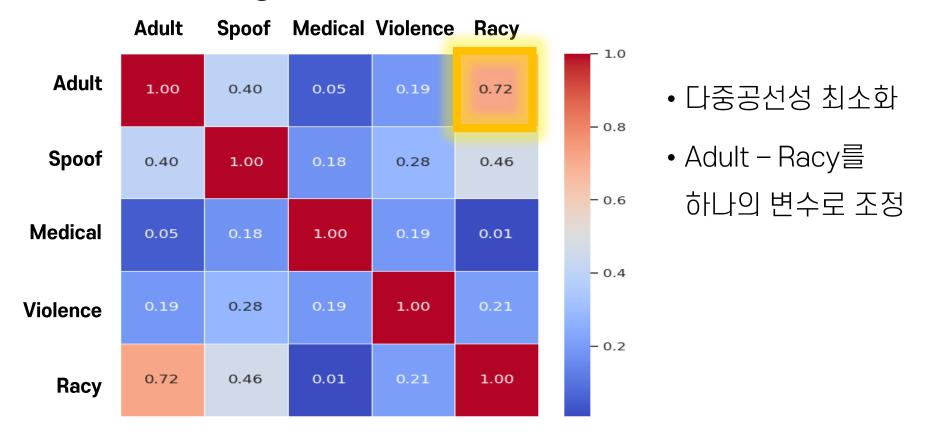
분석 결과







Image의 유해성 요소 간 상관분석

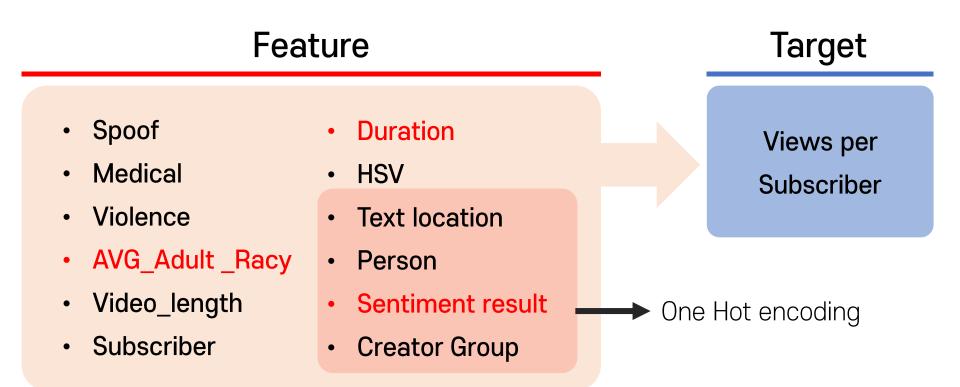


분석 결과

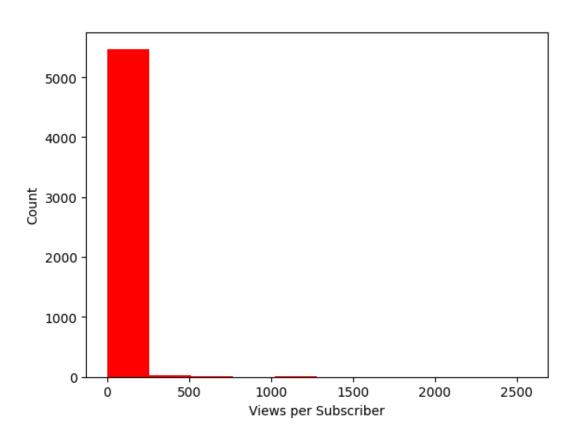
- 수집 데이터 13,097개
 - 구독자 수 추이를 확인할 수 없는 영상 (3,417개)
 - 섬네일 오류 및 중복 데이터 (496개)
 - 6개월 이내 업로드 된 영상 (2,269개)
- 최종 6,915개 데이터를 대상으로 진행

분석 개요 분석 과정: 모델링 분석 결과 의의 및 보완점

최종 Feature & Target

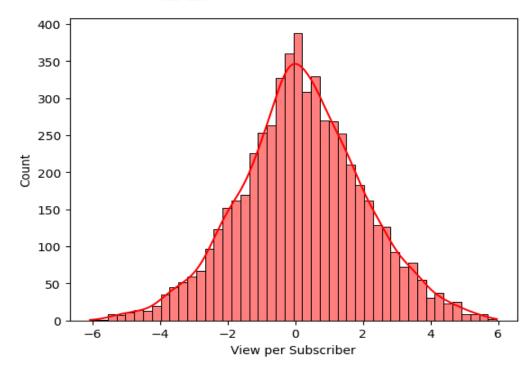


데이터 모델링



데이터 모델링

Box-Cox 변환



- 분포의 왜도 조정
- 반응 변수를 비선형으로 변환하여 정규성 확보



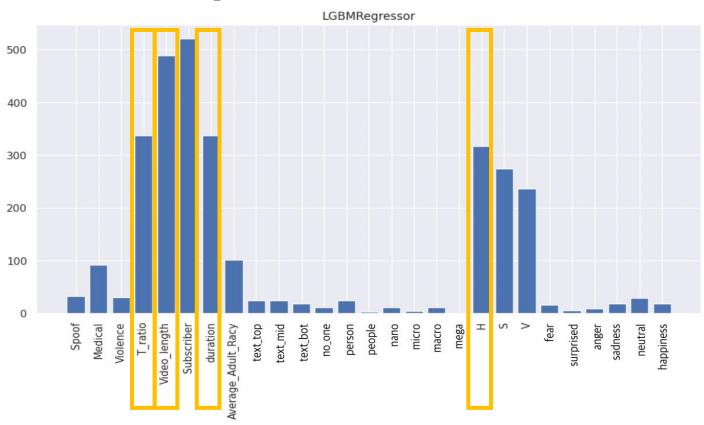
분석 결과



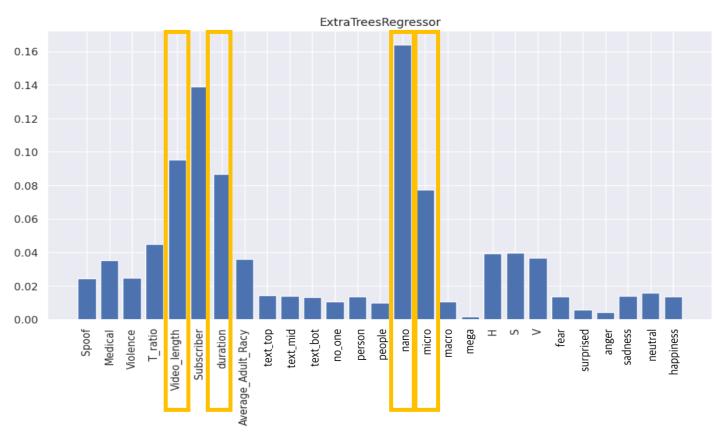
모델 성능 지표

Algorism	B_Train_MAPE	B_Test MAPE	Test_MAPE
SVR	3.65	4.71	3.70
Decision Tree	5.94	6.32	5.38
Extra Trees	3.24	5.03	1.94
AdaBoost	3.02	5.22	2.47
XGB	3.69	5.00	2.15
CatBoost	3.57	4.85	2.00
LGBM	3.33	4.98	1.93
LR	3.50	4.14	2.62

Important Features



중요 변인 비교







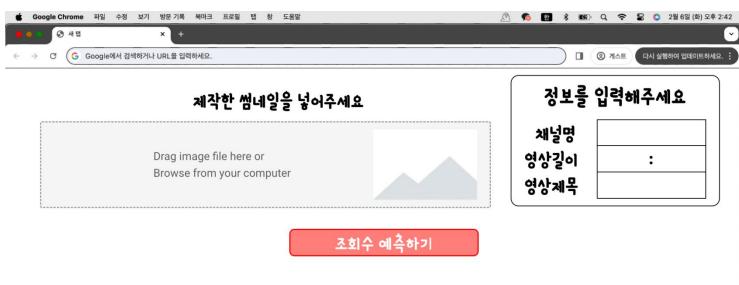
예비신부가 결혼식 앞두고 간 여행에서 가이드가 "주지훈"이면 벌어지는 일 (영화리뷰/결말포함)



365일 만큼 높은 수위로 난리난 후방주의 스페인 청불 로맨스 넷플릭스 신작 영화 [영화리뷰 결말포함]

구독자 수 대비 조회수			
4.48	실제 수치	0.08	
4.44	예측 수치	0.10	

모델의 기대효과



모델의 기대효과



의의 및 보완점



분석의 의의

- 유튜브 섬네일의 시각적 요소를 활용하여 영상의 구독자 수 대비 조회수 에 영향을 미치는 요인 분석
- 섬네일 이미지, 텍스트, 제목을 모두 고려하여 구독자 수 대비 조회수를 예측하는 머신러닝 모델 개발
- 섬네일을 활용한 구독자 수 대비 조회수 예측으로 크리에이터의 수익을 효과적으로 증진

한계 및 보완점

- 섬네일 텍스트를 활용한 감정 분석 불가
 - OCR 감지의 정확도 한계
 - 인터넷 용어 데이터 셋 부족으로 인한 학습 모델 생성 어려움
- 인물의 얼굴 표정 분석 데이터의 정확도 한계로 인한 분석 제외



감사합니다!









Q & A

모델 성능 발전 과정

	raw data 모델	개선 후
SVR	3.2	3.70
Decision Tree	6.68	5.38
Extra Trees	5.17	1.94
AdaBoost	5.27	2.47
XGB	5.35	2.15
CatBoost	5.06	2.00
LGBM	5.25	1.93
LR	3.58	2.62

다른 카테고리에도 적용할 수 있을까?

- 카테고리 별로 조회수가 잘 나오는 특성이 다를 수 있기 때문에 카테고리 별로 모델을 생성할 필요가 있다.
- 추후 다른 적합한 카테고리의 데이터를 수집하여 모델을 발전시킬 예정