

YouHi

이태훈

이주형

김성수

긷

김민재

이인평

INDEX

01. 피드백 반영

- 1). 차별화 전략 강조
- 2). 목표 개선
- 3). Object Detection 도입
- 4). 정확도 판단 기준

02. 진행 현황

- 1). 영상 검열
- 2). 음성 검열
- 3). Front 및 Back-end

03. 차후개발계획

차별화 전략 강조

기존 시스템과의 차이점과 차별화 전략 강조. 다수 영상 플랫폼에는 존재하지 않는 자동 검열 시스템



Yellow dollar sign

정치적 발언, 선정,적인 장면 테러 옹호 등이 포함된 영상에광고가 달리는 것을 차단하기 위해 유튜브에서 시행하고 있는 광고주 친화정책

- 업로드 이후 이루어지는 검열방식
- 정확한 검열 사유를 업로더에게 알려주지 않는다.
- 영상 광고 수익 창출만을 제한.

영상 검열 시스템을 YouTube 에 적용

영상 플랫폼에 적용시킬 수 있을 만큼 높은 정확도를 가진 영상 검열 시스템 개발

Iriland

폭력적이거나 노골적인 컨텐츠

칼에 찔리는 사람, 잔인한 FPS 게임

19

과도한 노출 혹은 성적인 컨텐츠

여성의 상반신 노출



유해하거나 위험한 컨텐츠

흡연

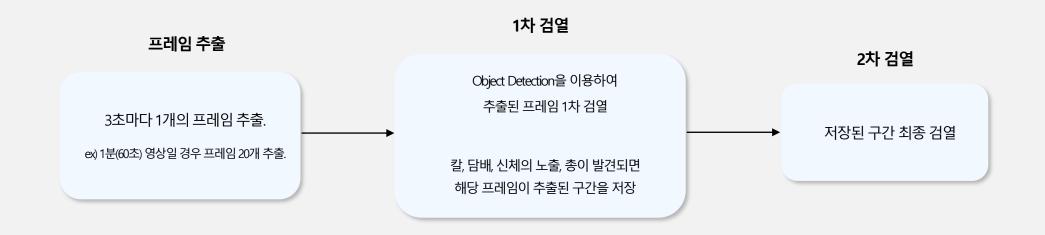


저속한 언어 사용

욕설(씨X, 병X, ..)

Object Detection 도입





정확도 판단 기준

검열의 정확도를 판단할 수 있는 기준이 필요하다

Precision / Recall 등 정량적인 수치를 이용하여 정확도 판단 기준 설정

		실제 정답	
		True	False
분류 결과	True	True Positive	False Positive
	False	False Negative	True Negative

• True Positive(TP) : 실제 True인 정답을 True라고 예측 (정답)

• False Positive(FP) : 실제 False인 정답을 True라고 예측 (오답)

• False Negative(FN) : 실제 True인 정답을 False라고 예측 (오답)

• True Negative(TN) : 실제 False인 정답을 False라고 예측 (정답)

우리 프로젝트에 도입하게 되면 True는 유해한 것, False는 유해하지 않는 것

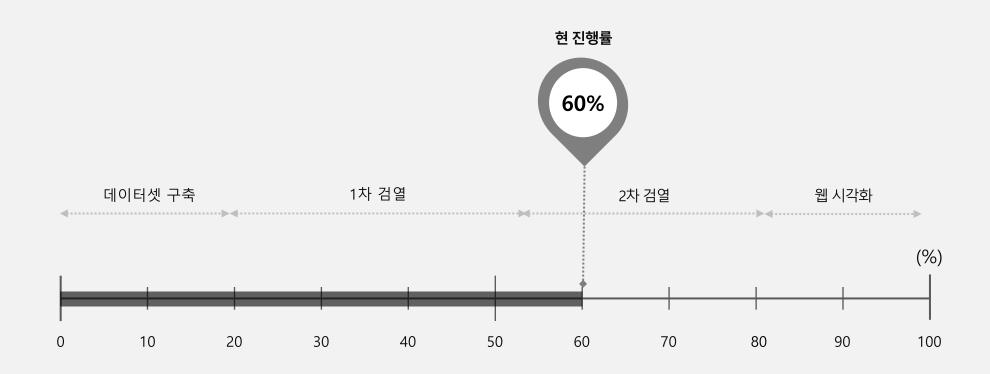
• Precision(정밀도): 모델이 True라고 분류한 것 중에서 실제 True인 것의 비율

$$(Precision) = \frac{TP}{TP + FP}$$

• Recall(재현율): 실제 True인 것 중에서 모델이 True라고 예측한 것의 비율

$$(Recall) = \frac{TP}{TP + FN}$$

영상 검열 진행도





Object Detection - 데이터셋 구축

knife



smoke



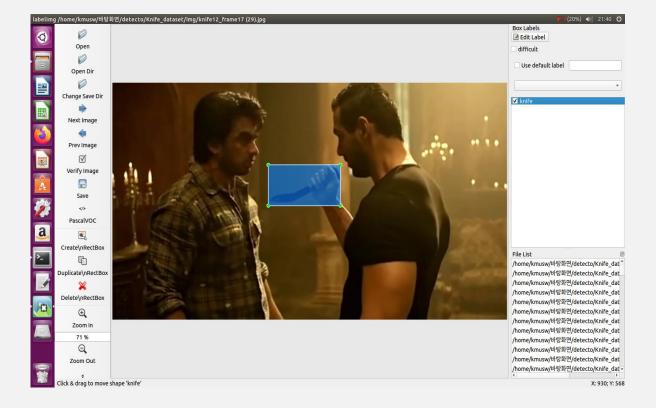
game



adult



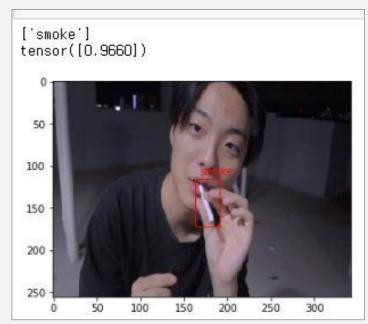


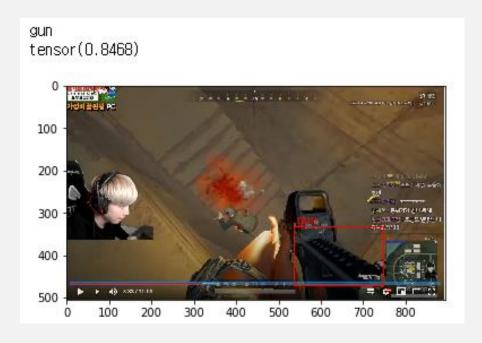


LabelImg를 이용한 라벨링 작업

Object Detection - 결과







Knife

라벨에 따른 검열 방식

adult smoke knife game Object Detection Object Detection Object Detection Image Classification Video Classification

Image Classification - game





Negative Positive

Video Classification - knife, smoke

Two Stream Convolutional Network

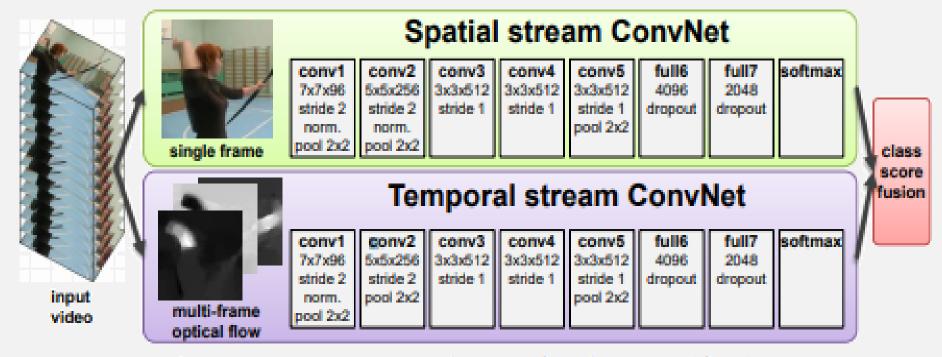


Figure 1: Two-stream architecture for video classification.

진행 현황 – 영상 검열

Video Classification – knife, smoke

■ Two Stream Convolutional Network



Original image



Horizontal optical flow



Vertical optical flow

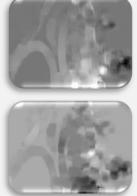
Video Classification – knife, smoke











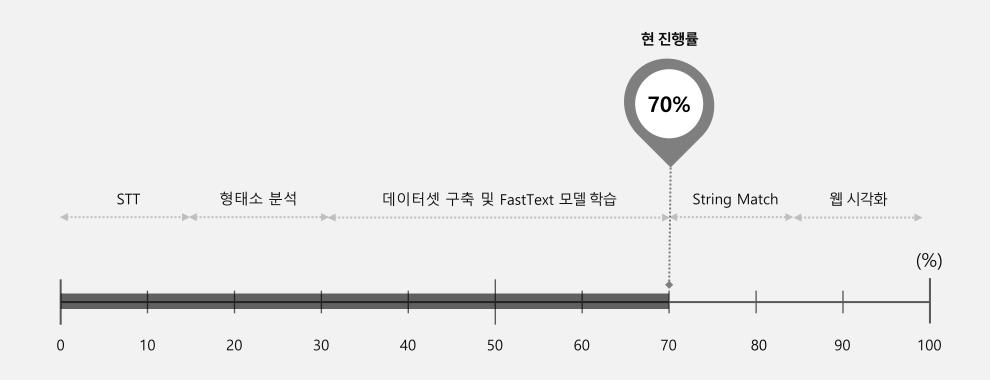


• • •



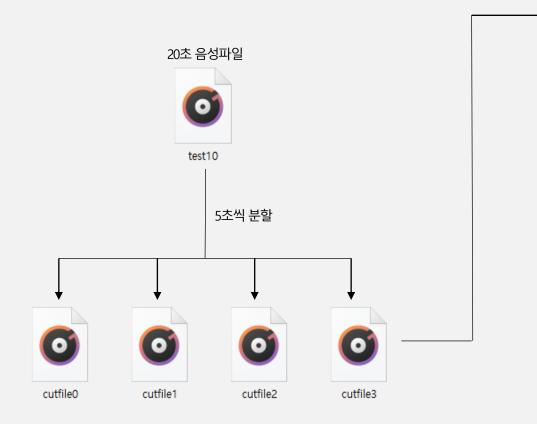
Class Score Fusion

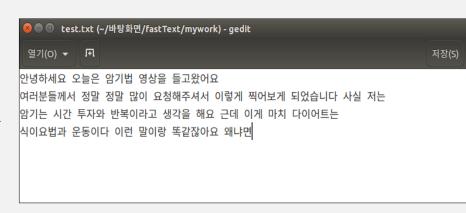
음성 검열 진행도



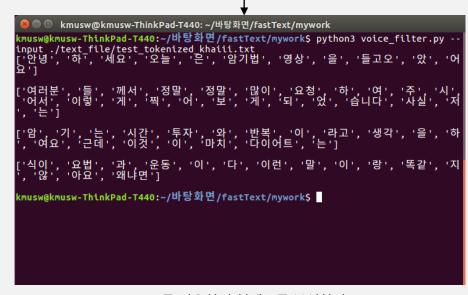
진행 현황 – 음성 검열

STT, 형태소 분석





line마다 음성파일 하나의 텍스트분량이 적혀있다.



Khaiii를 이용하여 형태소를 분석한다.

진행 현황 – 음성 검열

FastText - 모델 학습

■ 학습 데이터셋 = 한국어 위키피디아 텍스트 400MB + 추가적인 욕설 텍스트

```
kmusw@kmusw-ThinkPad-T440: ~/바탕화면/fastText/mywork/text_file
   [문자에게 수여한다.
   · 교훈장(修交動章, Order of Diplomatic Service Merit)은 국권의 신장 및 우방과의
1선에 공헌이 뚜렷한 자에게 수여한다. 수교훈장은 5등급으로 나뉘며며 1등급중 광회
대장은 외국의 수상급이상, 광화장은 대사급 이상자에게 수여한다. 이 기업병 기업
   대장은 외국의 주장급이상, 광화상은 대사급 이상사에게 주여한다.
난업훈장(産業動産, order of Industrial Service Merit)은 국가산업발전에 기여한 공
네이 뚜렷한 자에게 수여한다.
마을훈장(새마을動章, Order of Saemaeul Service Merit)은 새마을운동을 통하여,
가사회 발전에 기여한 공적이 뚜렷한 자에게 수여한다.
-화혼장(文化動産, order of Cultural Merit)은 문화·예술발전에 공을 세워 국민 문
하양상과 국가발전에 기여한 공적이 뚜렷한 자에게 수여한다.
내육운장(體育動章, Order of Sport Merit)은 체육발전에 공을 세워 국민체육 향상과
가발전에 기여한 공적이 뚜렷한 자에게 수여한다.
```

```
kmusw@kmusw-ThinkPad-T440: ~/바탕화면/fastText/mywork
           2.9% words/sec/thread:
Progress:
                                    11405 lr: 0.048567 avg.loss: 1.857290 ETA
Progress:
           2.9% words/sec/thread:
                                    11404 lr: 0.048564 avg.loss:
                                                                  1.856907 ETA
           2.9% words/sec/thread:
                                    11407 lr: 0.048560 avg.loss:
Progress:
                                                                  1.856780 ETA
           2.9% words/sec/thread:
                                    11408 lr: 0.048557 avg.loss:
                                                                  1.856559 ETA
Progress:
           2.9% words/sec/thread:
                                    11411 lr: 0.048554 avg.loss:
                                                                  1.856321 ETA
Progress:
Progress:
           2.9% words/sec/thread:
                                    11414 lr: 0.048550 avg.loss:
                                                                  1.855682 ETA
Progress:
           2.9% words/sec/thread:
                                    11415 lr: 0.048547 avg.loss:
                                                                  1.855424 ETA
                                    11416 lr: 0.048543 avg.loss:
Progress:
           2.9% words/sec/thread:
                                                                  1.855334 ETA
                                    11420 lr: 0.048540 avg.loss:
           2.9% words/sec/thread:
                                                                  1.855106 ETA
Progress:
           2.9% words/sec/thread:
                                    11421 lr: 0.048536 avg.loss: 1.854860 ETA
Progress:
Progress:
           2.9% words/sec/thread:
                                    11422 lr: 0.048533 avg.loss:
                                                                  1.854154 ETA
           2.9% words/sec/thread:
Progress:
                                    11425 lr: 0.048529 avg.loss:
                                                                  1.853499 ETA
           2.9% words/sec/thread:
                                    11424 lr: 0.048526 avg.loss:
                                                                  1.853492 ETA
Progress:
           3.0% words/sec/thread:
                                    11427 lr: 0.048523 avg.loss:
Progress:
                                                                  1.853018 ETA
Progress:
           3.0% words/sec/thread:
                                    11426 lr: 0.048520 avg.loss:
                                                                  1.852681 ETA
           3.0% words/sec/thread:
                                    11427 lr: 0.048516 avg.loss:
                                                                  1.852060 ETA
Progress:
                                    11427 lr: 0.048513 avg.loss: 1.851483 ETA
Progress:
           3.0% words/sec/thread:
           3.0% words/sec/thread:
                                    11428 lr: 0.048510 avg.loss:
Progress:
                                                                  1.851539 ETA
Progress:
           3.0% words/sec/thread:
                                    11427 lr: 0.048507 avg.loss: 1.851097 ETA
           3.0% words/sec/thread:
                                    11430 lr: 0.048503 avg.loss:
Progress:
                                                                  1.850826 ETA
           3.0% words/sec/thread:
                                    11429 lr: 0.048500 avg.loss:
                                                                  1.850845 ETA
Progress:
Progress:
           3.0% words/sec/thread:
                                    11432 lr: 0.048496 avg.loss:
                                                                  1.850558 ETA
Progress:
           3.0% words/sec/thread:
                                    11435 lr: 0.048493 avg.loss: 1.850266 ETA
   0h25m14s
```

■ 전처리되어진 텍스트 데이터셋으로 FastText 모델 학습.

진행 현황 – 음성 검열

FastText - 유사도 검사

■ 학습된 FastText 모델을 이용하여 전처리된 형태소와 욕설의 cosine similarity 계산

```
| Menusw@kmusw-ThinkPad-T440: ~/바탕화면/fastText/mywork kmusw@kmusw-ThinkPad-T440: ~/바탕화면/fastText/mywork$ python3 voice_filter.py -- input ./text_file/test_tokenized_khaiii.txt ['안녕', '하', '세요', '오늘', '은', '암기법', '영상', '을', '들고오', '았', '어요']

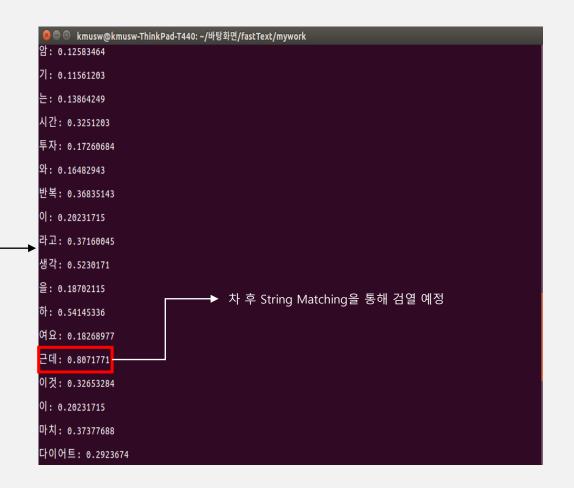
['여러분', '들', '께서', '정말', '정말', '많이', '요청', '하', '여', '주', '시', '어서', '이렇', '게', '적', '보', '게', '되', '었', '습니다', '사실', '저', '는']

['암', '기', '는', '시간', '투자', '와', '반복', '이', '라고', '생각', '을', '하', '여요', '근데', '이것', '미치', '다이어트', '는']

['임', '기', '요법', '과', '운동', '이', '다', '이런', '말', '이', '랑', '똑같', '지', '않', '아요', '왜냐면']

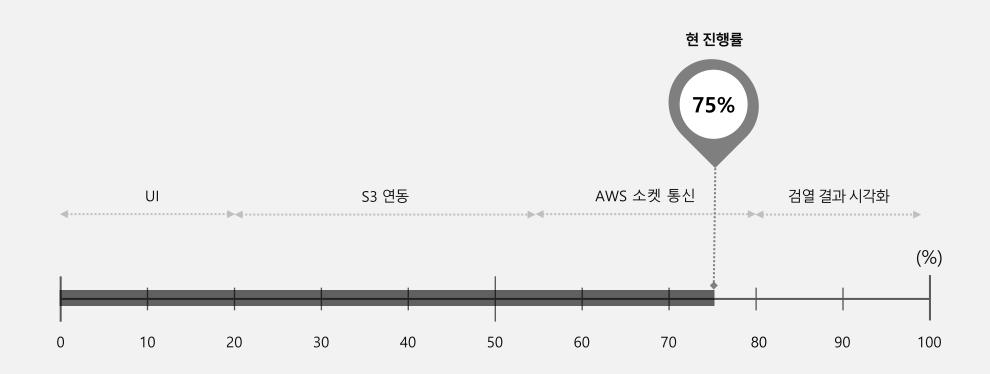
kmusw@kmusw-ThinkPad-T440:~/바탕화면/fastText/mywork$
```

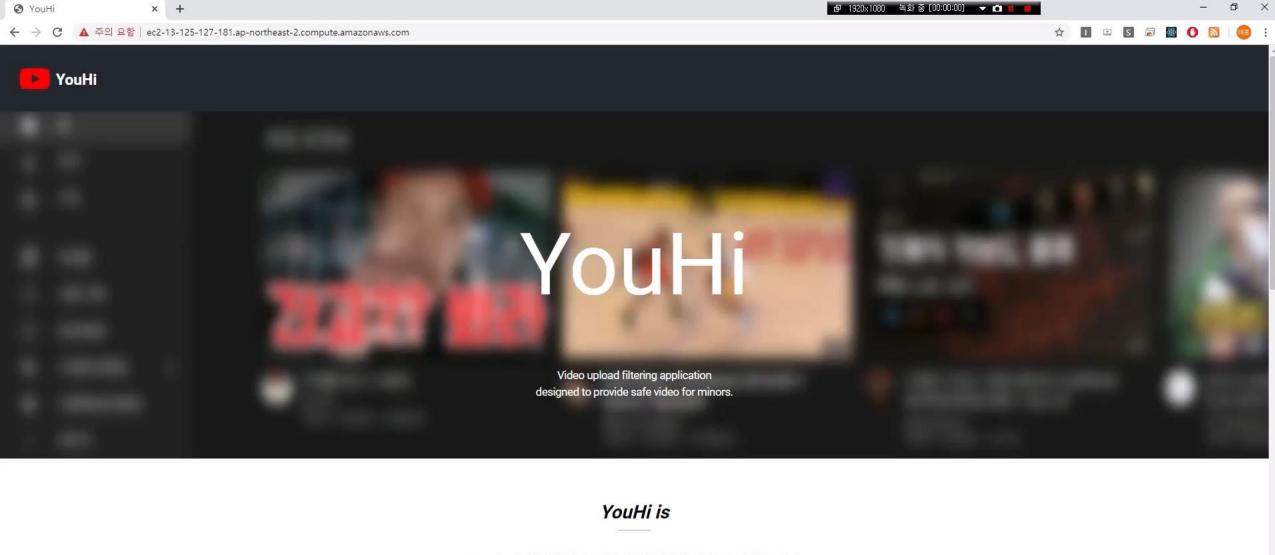
■ Khaiii를 이용한 형태소 분석 결과



■ 욕설 '시X' 와 각 형태소 간의 cosine similarity 결과

Front 및 Back-end 진행도





YouHi는 영상분류 신경망 모델을 이용한 정확한 필터링을 제공함으로써 업로더의 동영상에서 청소년에게 부적합한 내용을 모두 걸러냅니다. 필터링의 기준은 YouTube 가이드라인의 연령 제한 콘텐츠에 명시되어 있는 연령 제한 적용 고려 사항이며 자세한 내용은 여기를 참고하세요.



















영상 검열

■ 2차 검열



Front-end

■ 검열 결과 시각화



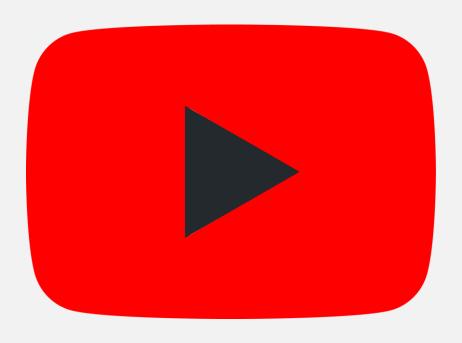
음성 검열

■ 스트링 매칭



Back-end

■ 유지 보수



Thank you.