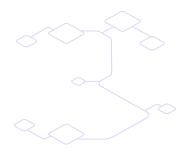


텍스트 감정분석을 통한 이미지 표정 변화 서비스



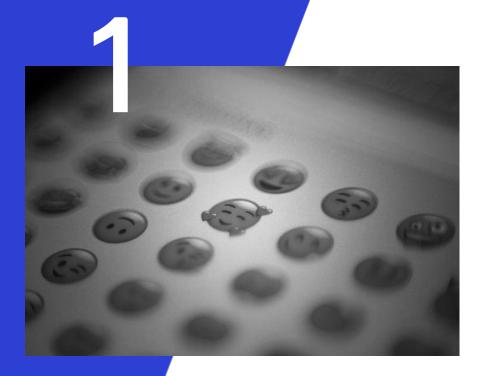


Level up 조경원 강유경 김태영 이효은

[index]



chapter chapter 기획배경 Kobert 모델 chapter chapter 데이터 설명 Stargan 모델 chapter chapter 데이터 전처리 서비스 설명 및 시연 chapter chapter API 및 크롤링 결론



기획배경

기획배경



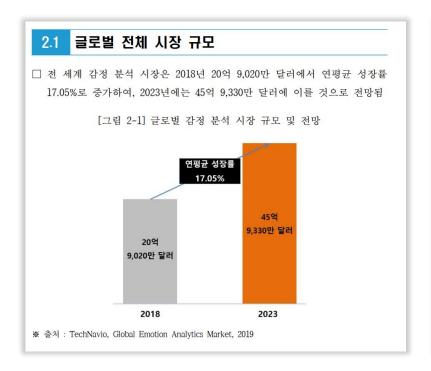
디지털 콘텐츠에서 **얼굴 표정의 중요성**이 **증대**되고 있으며 이미지 생성 AI가 각광받고 있음

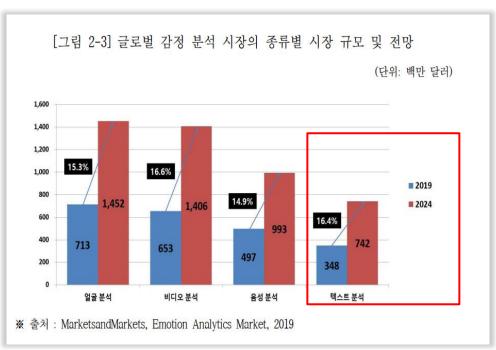
기획배경 Emopic





기획배경 감정 분석 전망 Emopic



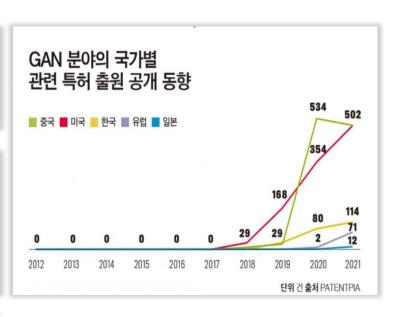


텍스트 감정 분석 시장이 급속 성장하고 있음

기획배경 GAN 전망 Emopic

2020~2021	팬데믹으로 인한 AI 발전 가속화	2021년 한 해 AI특허출원 2015년 대비 30배 증가
오늘날	생성형 AI의 대중화 시작	챗GPT, DALL-E, Midjourney, Stable Diffusion의 등장

그리고 2023년을 맞아 챗GPT를 계기로 GAN 기술 및 생성형 AI가 잠금해제되고 대중화 시대를 맞이했다. 포문을 연 챗GPT는 온라인의 모든 문서를 학습해 질문에 대한 문서형의 최종 맞춤형 출력물을 생성하지만, 이후 그림, 동영상, 음악 등을 생성형 AI가 더욱 고도화할 것으로 전망된다. 생성형 AI 기술은 일반적으로 비용이 많이 들고 전문인력이 필요한 고급 생



출처: 포브스

생성형 AI인 GAN 관련 기술의 대중화로 활용 영역 확대



텍스트 감정분석을 통한 이미지 표정 변화 서비스



데이터 설명

데이터 설명

데이터 종류	활용 데이터	출처
텍스트 데이터	감정 분류를 위한 대화 음성 데이터 셋	AIHUB
이미지 데이터	한국인 감정인식을 위한 복합 영상	AIHUB

데이터 설명 텍스트 데이터



총 7가지 감정에 대해 5명이 라벨링 한 데이터로 발화에 대한 감정 라벨링

데이터 설명 이미지 데이터



총 50만장의 이미지로 구성되어 있는 감정별 이미지 데이터



데이터 전처리

〈변경 전〉

〈변경 후〉

이미지 라벨	텍스트 라벨	이미지 라벨	텍스트 라벨	
기쁨	happiness	기쁨	기쁨	
분노	angry	분노	분노	
상처	-	-	-	〉〉이미지 데이터 삭제
-	disgust	-	-	〉〉 텍스트 데이터 삭제
불안	fear	불안	불안	
중립	neutral	중립	중립	
슬픔	sadness	슬픔	슬픔	
당황	surprise	놀람	놀람	〉〉이미지 라벨 변경

텍스트 라벨 한글로 번역 후 이미지와 텍스트 라벨 통일

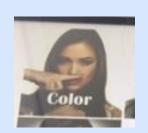
이미지 데이터 resize 결과







삭제 예시



현수막, 간판 등을 얼굴로 인식한 경우



조명이 과하거나 그림자가 진 경우



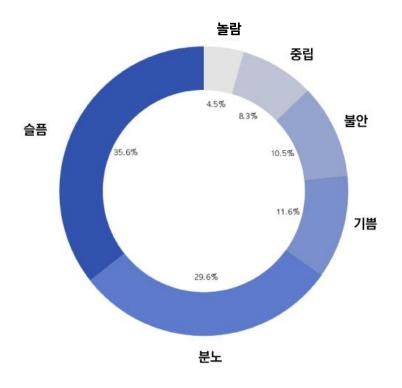
라벨링이 잘못된 경우



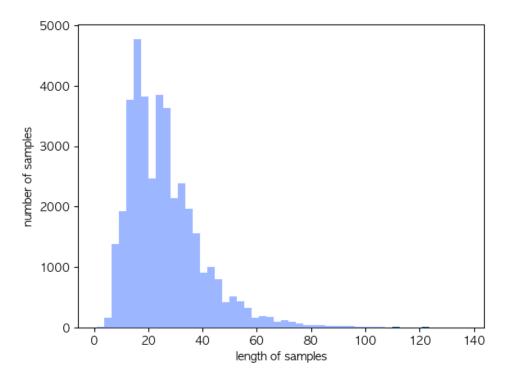
기쁨_07112.jpg

표정이 애매한 경우

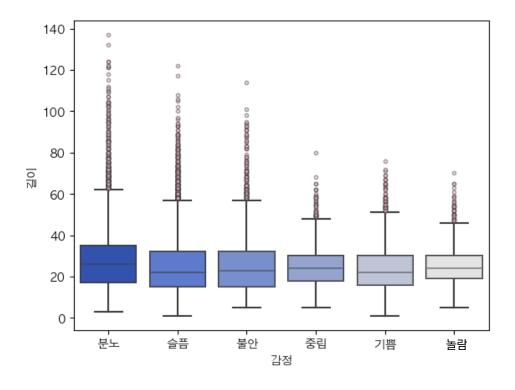
데이터 종류	활용 데이터	최종 수량
텍스트 데이터	감정 분류를 위한 대화 음성 데이터 셋	39,331
이미지 데이터	한국인 감정인식을 위한 복합 영상	115,208



슬픔, 분노, 기쁨, 불안, 중립, 놀람 순으로 많이 분포



전체 발화문 중 **길이가 71 이하**인 샘플 비율: 98.98%



감정별 발화문 길이는 **분노, 슬픔, 불안 데이터**에서 예외적으로 길이가 긴 발화문이 많음

〈감정별 워드클라우드〉





분노 슬픔 불안

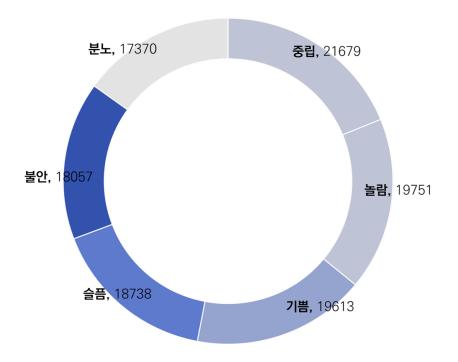
〈감정별 워드클라우드〉



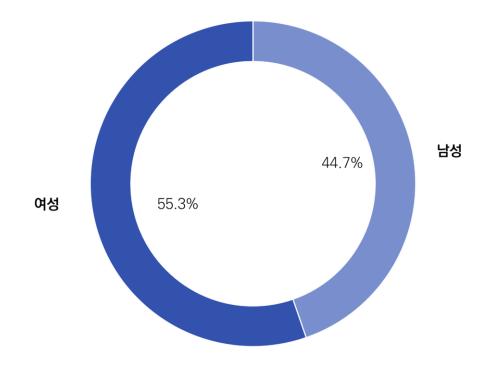




중립 기쁨 놀림

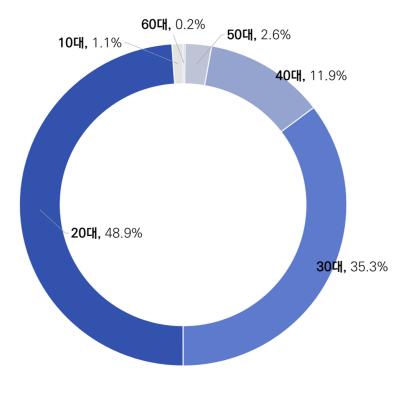


이미지 데이터의 감정별 분포는 고르게 분포되어 있음



성별 분포는 **여성**이 더 많음

데이터 전처리 이미지 데이터 EDA



20대, 30대가 84.2%를 차지



API 및 크롤링

API 및 크롤링 API(1) Emopic

NAVER CLOUD CLOVA OCR API



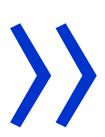
〉〉이미지 속 문자 추출하여 컴퓨터 데이터로 변환해주는 기능

자필로 쓴 글씨 이미지를 입력 데이터로 변환하는데 활용

API 및 크롤링 API(2) Emopic

screenshotlayer API







〉〉 URL 입력하면 화면 캡쳐해주는 기능

이미지 URL 입력하여 **URL의 인물 이미지** 변형하는데 활용

API 및 크롤링 API(3)

Remove.bg API



〉〉이미지의 배경을 제거해주는 기능

이미지 저장 시, 배경 제거 옵션 추가 가능

API 및 크롤링 크롤링 Emopic

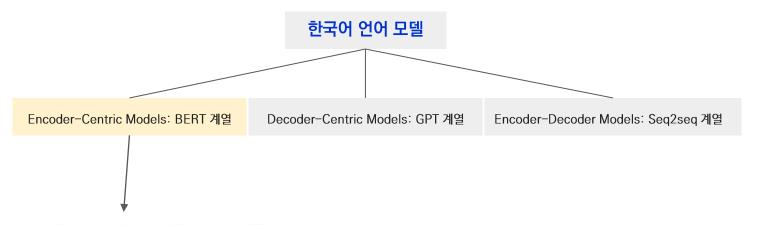
욕설/한국어 나무위키



사용자가 욕설을 입력하면 재입력하도록 안내하는 기능에 활용



Kobert 모델



Encoder-Centric Models: BERT 계열

모델	개발	학습 데이터	Tokenizer	Vocab	Params
KorBERT	ETRI	뉴스/백과사전 23GB	Morphology, WordPiece	30,349(Morphology) 30,797(WordPiece)	110M
KoBERT	SKT	위키피디아 50M	Sentence-Piece	8,002	92M
HanBERT	투블럭 Al	일반/특허문서 70GB	Moran	54,000	128M

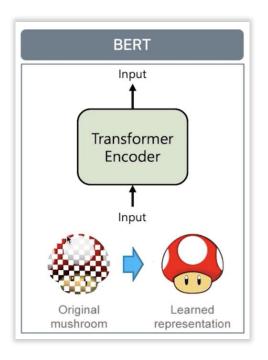
KoBERT (KoreanBidirectional Encoder Representations from Transformers)

SKTBrain에서 공개한 기계번역 모델로

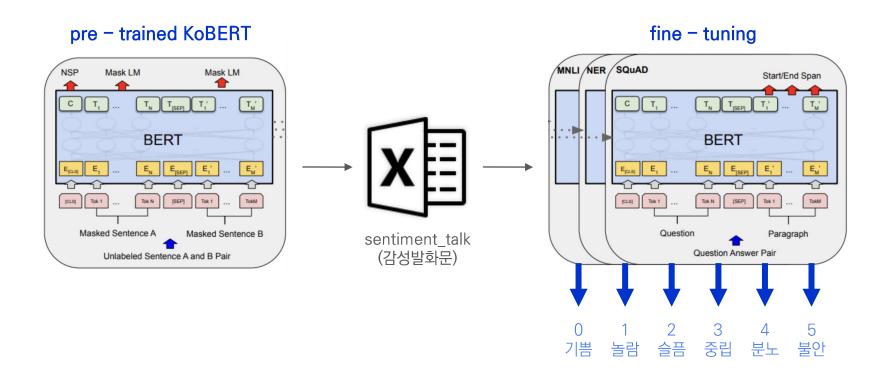
구글 BERT base multiligual cased의 한국어 성능 한계를 극복하기 위해 개발된 모델

Model	Accuracy
BERT base multilingual cased	0.875
KoBERT	0.901
KoGPT2	0.899

Kobert 모델 (Ko)bert 모델의 특징



양방향성을 지니고 마스킹 기법을 사용하는 Bert 모델

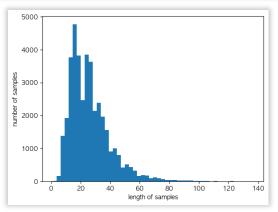


```
tokenizer = KoBERTTokenizer.from_pretrained('skt/kobert-base-v1')
bertmodel = BertModel.from_pretrained('skt/kobert-base-v1', return_dict=False)
vocab = nlp.vocab.BERTVocab.from_sentencepiece(tokenizer.vocab_file, padding_token='[PAD]')
```

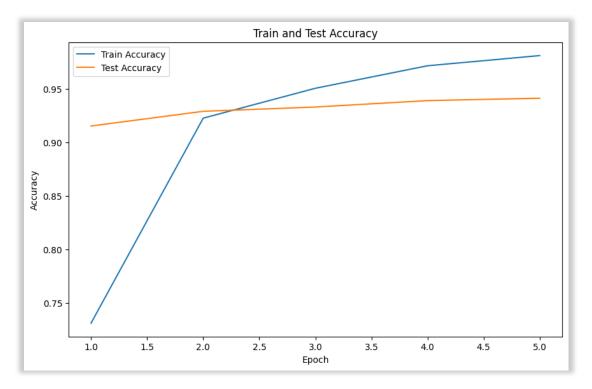
```
text = "3조 텍스트 감정분석을 통한 이미지 표정 변화"
tokens = tokenizer.tokenize(text)
print(tokens)

['_3', '조', '_', '텍', '스트', '_감정', '분석', '을', '_통한', '_이미지', '_표정', '_변화']
```

```
#setting parameters
max_len = 71 #padding
batch_size = 64
warmup_ratio = 0.1
num_epochs = 5
max_grad_norm = 1
log_interval = 200
learning_rate = 5e-5
```



전체 발화문 중 길이가 71 이하인 샘플 비율: 98.98%



epoch 1

train accuracy 0.731 test accuracy 0.915



epoch 5

train accuracy 0.980 test accuracy 0.941

확인하고싶은 문장을 넣어보세요 : 아니 벌씨 시간이! 너랑 있으면 시간가는지 모르고 놀아 너무 재밌어 기쁨이 느껴집니다.

확인하고싶은 문장을 넣어보세요 : 지금 수정 요청하면 어쩌라는거야...? 나 내일 휴가야 말이야 방구야 분노이 느껴집니다.

확인하고싶은 문장을 넣어보세요 : 왜 나한테만 이래라저래라 간섭하고 난리야?? 지금 싸우자는 거야? 분노이 느껴집니다.

확인하고싶은 문장을 넣어보세요 : 악!! 주먹만한 바퀴벌레!! 웩... 놀람이 느껴집니다.

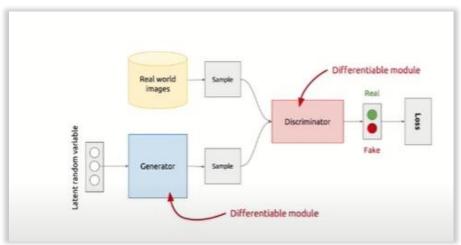
확인하고싶은 문장을 넣어보세요 :



StarGan 모델

GAN이란? 생성적 적대 신경망(Generative Adverserial Network)





생성 모델과 판별모델이 경쟁하면서 적대적으로 학습

StarGan 모델 Gan 예시 Emopic





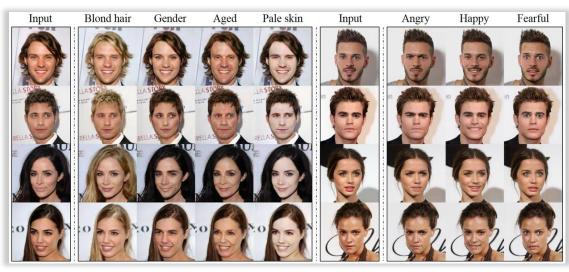
〉〉 오바마 딥페이크 연설 영상

Image + User input (1st Edit)
Result

〉〉 마우스로 드래그하면 그에 맞게 사진이 수정되는 DragGAN

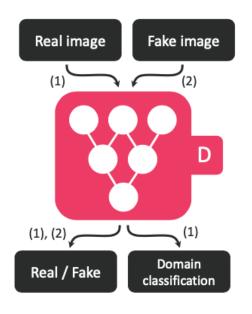
StarGan 모델 선정 이유 Emopic

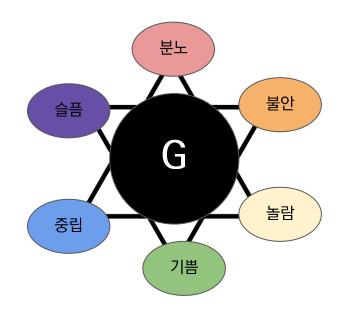




StyleGAN StarGAN

StarGan 모델 원리 Emopic





G: Generator

StarGan 모델 학습 결과 Emopic





batch_size : 16 iteration : 10만 번

batch_size : 16 iteration : 1만 번

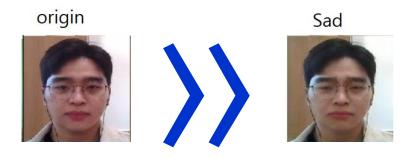




batch_size : 48 iteration : 20만 번

batch_size : 16 iteration : 10만 번

StarGan 모델 변형 Emopic



한 가지 도메인에 대해서만 이미지를 생성하게 변형



서비스 설명 및 시연



텍스트 감정분석을 통한 이미지 표정 변화 서비스



결론

POINT 01

감정 인식 정확도 향상

더 많은 다양한 데이터를 수집해 세분화 하게 감정을 나누고 라벨링 품질을 향상 시켜 라벨들간의 일관성을 유지시키고 라벨링 오류를 최소화 한다

POINT 02

다양한 표정 및 감정 처리

해당 서비스는 6가지 감정을 분류 하지만 더 많은 감정과 표정을 인식하고 처리할 수 있도록 다양한 데이터셋을 사용하여 서비스의 다양성을 높이도록 한다.

POINT 03

이미지 사이즈 문제 해결

초기 기획에 맞게 이미지를 임의로 Resize 하지 않고 원본 그대로의 이미지에 표정만 바꿔서 반환힐 수 있도록 연구가 필요하다.

POINT 01

게임 및 엔터테인먼트

- 텍스트 입력을 통해 감정분석해 게임캐릭터의 실시간 표정 변경가능
- 디지털 컨텐츠 산업에서 해당 모델의 캐릭터의 감정을 자연스럽게 표현하거나 특정 장면에 대한 감정을 표현하는 데 사용

POINT 02

의료 및 심리치료

감정 인식 훈련 도구 - 텍스트 감정 인식을 통해 환자들의 자체 관찰 및 피드백으로 감정을 관리하고 환자들의 감정변화를 시각적으로 확인하고 심리 변화를 관찰 가능

