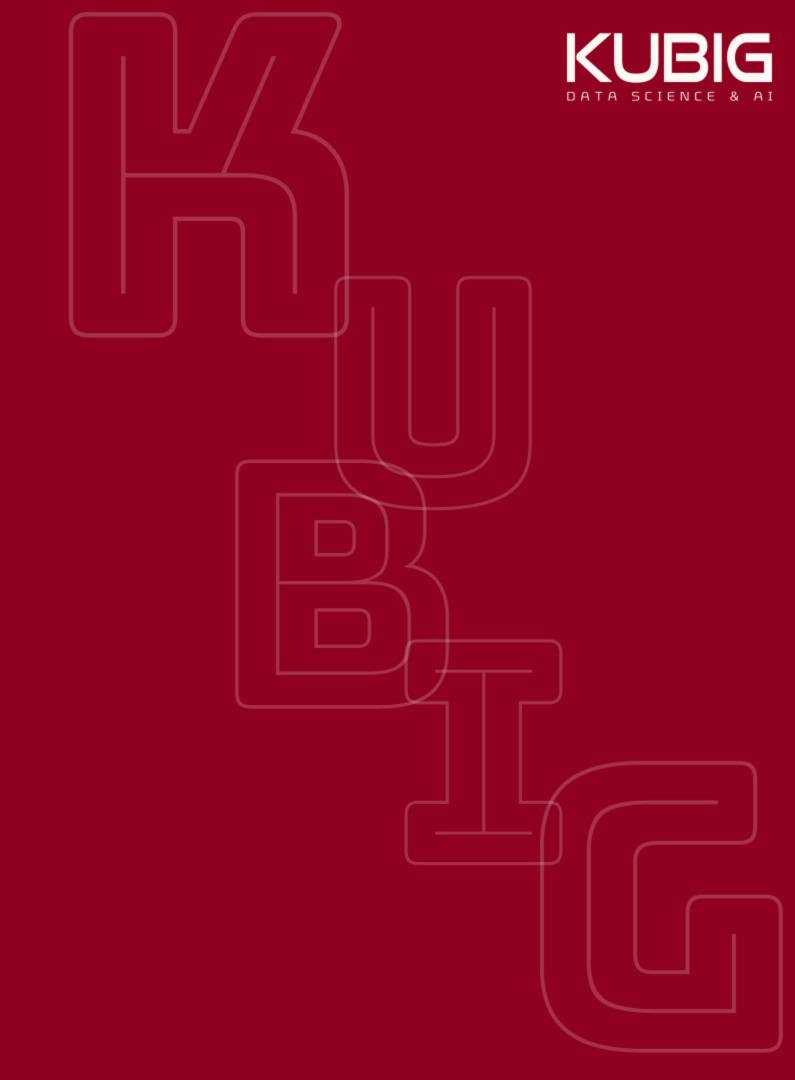


부제: 공감…해줬잖아

NLP Team 3 | 19기 최지우, 20기 윤시호, 20기 이세은





CONTENTS



(02)





주제 소개

주제 Dataset Architecture Diagram

KoGPT2 기반 답변 생성 모델

Model
Data Preprocessing
Train & Evaluation
Inference

BERT 기반 감정 라벨 분류 모델

Model
Data Preprocessing
Train & Evaluation
Inference

결론

평가 Langchain 추후 발전방향









1-1. 주제

인간적인 공감 능력을 겸비한 챗봇을 직접 구현해보고자 함



지우: 나 우울해서 빵 샀어



Al: 빵 사는 것과 우울한 것이 관련있습니까. 휴먼?

VS



공감 챗봇: 무슨 일 있어?? 걱정된다



1-2. Dataset



라. 시작 감정			
시작 감정	수량 (세션)	비율	
기쁨	6,260	19.67%	
당황	4,787	15.04%	
분노	6,419	20.17%	
불안	4,798	15.08%	
상처	4,744	14.91%	
슬픔	4,813	15.13%	
합계	31,821	100%	

Alhub의 공감형 대화 데이터셋 사용

친구, 연인, 직장 동료 등 다양한 화자 간의 관계 / 기쁨, 당황, 슬픔 등의 감정상황 부여

→ 각 상황마다 감정화자와 공감화자의 짧은 문답식 발화로 이루어짐

DATA SENCE & AV

1-2. Dataset

```
utterance_type utterance_text terminate regDate updDate
BE22000014
                   엄마, 아기가 태어나니까 내가 부모로서 해야 할 게 참 많은 것 같아요. N
BE22000014
                   그렇지? 아기 키우는 게 여간 어려운 일이 아니야.
                   어제 평소보다도 격하게 막 온몸을 써가면서 울더라고요. 얼마나 당황했는지
BE22000014
                   배가 고파서 그랬던 것 아닐까? 아기들은 배가 고프면 몸부림을 친단다. N
BE22000014
BE22000014
                   맞아요. 젖을 물려주니 금세 뚝 그쳤어요. 난 분명히 순했을 것 같은데.
BE22000014
                   말도 마. 네가 얼마나 까탈스러웠는데. 우리 손주가 내 딸을 빼다 박았네.
                   잠도 못 자고 우는 아이 달래랴 수유하랴 머리카락이 다 빠지는 줄 알았어요.
BE22000014
                   네가 어른 노릇, 부모 노릇을 하느라 고생이 정말 많구나. N 2022-05-3
BE22000014
BE22000014
                   그러면서 엄마 생각이 많이 났어요. 엄마는 직장까지 다니면서 나를 키우느리
   2022-05-31 06:00:14
                  2022-11-08 03:24:18
BE22000014
                   우리 딸이 엄마가 되더니 철이 들었네. 하지만 네가 웃어주면 세상 모든 시름
           10 1
03:24:18
                  저는 너무 아무 준비 없이 아기를 가져서 앞으로 배워야 할 게 너무 많아요.
BE22000014
BE22000014
                  공부하듯이 배우는 것이 아니라, 자연스레 익히게 될 거야. 너무 미리 걱정할
BE22000014
                  아기를 낳고 나니 새로운 세상을 선물 받은 기분이 들어요. 기쁘고 설레고 걱
03:24:19
                   새로운 세상에 온 걸 환영한다. 내 딸. 엄마로서의 인생은 정말 선물 그 자체린
BE22000014
BE22000014
                   앞으로 많이 가르쳐 주세요, 선배님. Y 2022-05-31 06:00:14 2022-11-0
```

```
"listener_empathy": null,
"role": "speaker",
"speaker changeEmotion": null,
"terminate": false,
"text": "정말 돌랍지 않아? 결혼이 우주여행보대 데 대단하다는 소리잖아!",
"utterance id": "BE22000081.3"
"listener_empathy": [
"role": "listener",
"speaker_changeEmotion": null,
"terminate": false,
"text": "왜, 자기는 정말 긍정적인 사람이구나. 나는 자기가 결혼 준비하면서 힘들어하기에 내심 걱정했거든.
"utterance id": "BE22000081.4"
"listener_empathy": null,
"role": "speaker",
"speaker_changeEmotion": null,
"terminate": false,
"text": "애 그건 체력적으로 힘든 거지 마음이 힘든 건 아니야. 대 더뮈 재미있는데?",
"utterance id": "BE22000081.5"
```

Training / Validation, 원천 데이터 / 라벨링 데이터로 각각 나뉨 학습 시 필요에 따라 Training과 Validation set을 통합하여 사용



1-2. Dataset

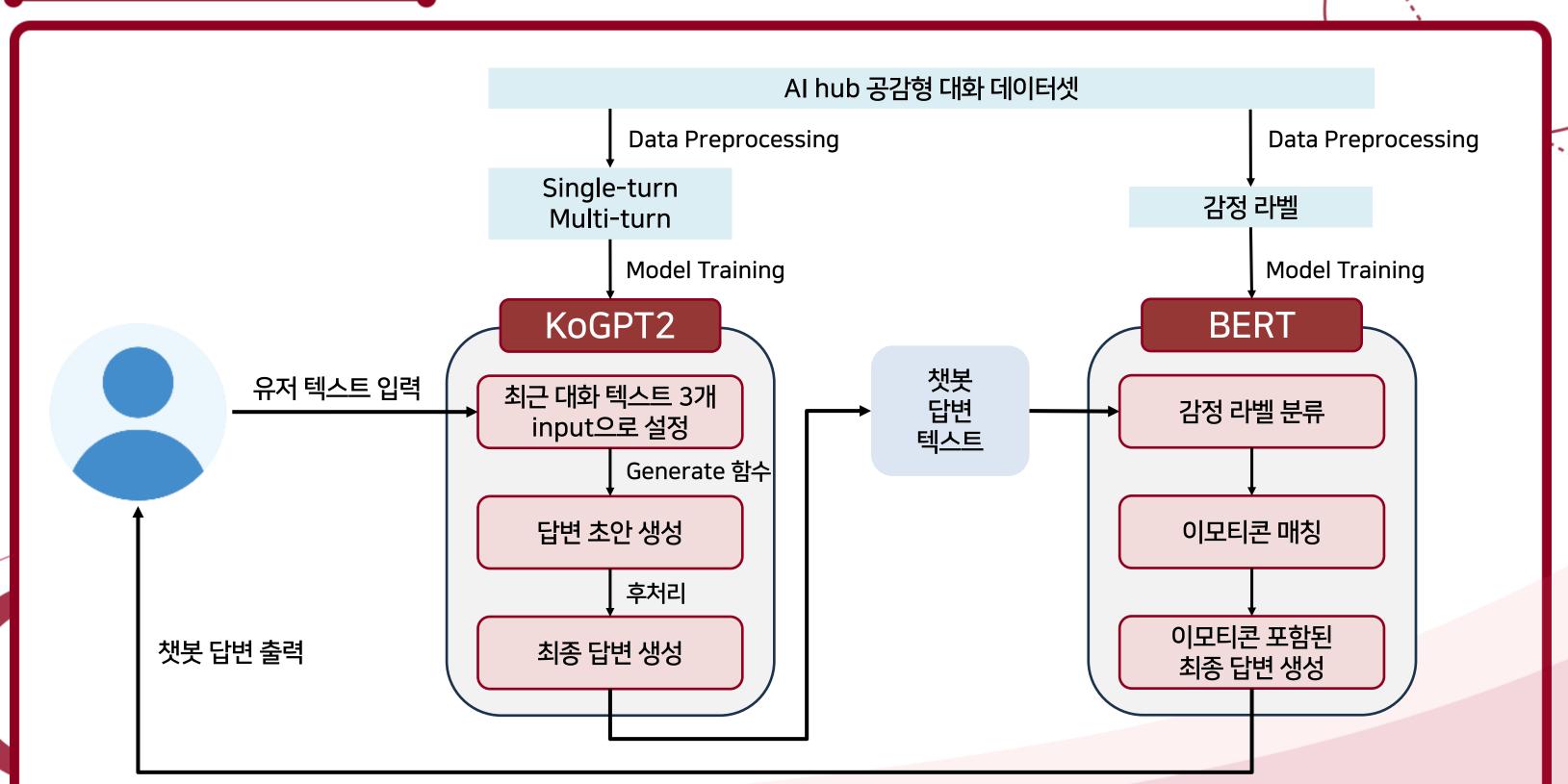
사. 공감 라벨

- 발화에 태깅된 모든 공감 라벨을 중복 허용하여 카운트한 결과

공감	공감태깅된 발화 문장 수	비율
격려	67,676	23.44%
동조	95,129	32.95%
위로	65,200	22.58%
조언	60,684	21.02%
합계	288,689	100%

특정 발화마다 공감 라벨 존재: 격려, 동조, 위로, 조언의 4가지 (중복 포함) 각 라벨이 문장마다 비교적 균등한 비율로 분포











2-1. Model

GPT-2 기반 한국어 언어 모델인 KoGPT2를 답변 생성 모델로 사용함

GPT-2

- 주어진 텍스트의 다음 단어를
 잘 예측할 수 있도록 학습된
 언어모델 → 텍스트 생성에
 최적화
- 특정 작업에 특화된 학습 없이도 다양한 NLP 작업 수행 가능
- OpenAI에서 개발

부족한 한국어 성능 극복 필요

KoGPT2

- GPT-2 기반의 한국어 언어 모델
- 한국어로 작성된 다양한 텍스트
 데이터를 학습함 → 한국어
 텍스트 생성에 최적화
- SKT에서 개발



2-2. Data Preprocessing

AI hub 공감형 대화 데이터셋을 Single-turn과 Multi-turn 형태로 변환

Al hub 공감형 대화 데이터셋

[감정화자1] 과장님, 빨리 퇴근하고 싶어요. 야근 작업이 끝이 없어서 너무 화가 나요.

[공감화자1] 아직도 야근 중인가요?

[감정화자2] 팀장님이 마치기 5분 전에 내일 아침 미팅 자료 좀 검토해 놓으라고 하셨거든요.

[공감화자2] 어제부터 몸살기가 있어서 고생하더니, 일찍 퇴근도 못하고 고단해서 어째요.

[감정화자3] 그러니까요. 퇴근하자마자 감기약을 먹고 쉬려고 했는데 머리에서 열이 솟구치는 기분이에요.

[공감화자3] 에구, 하필 아픈 날 어째요. 그것도 프로젝트 마치고 몸살이 난 건데요. 직장인의 삶은 고달프네요. (중략)

Single-Turn

대화를 독립적인 input-output 쌍으로 분리
→ 대화의 맥락을 고려하지 않음

Input	Output
감정화자1	공감화자1
감정화자2	공감화자2
감정화자3	공감화자3

Multi-Turn

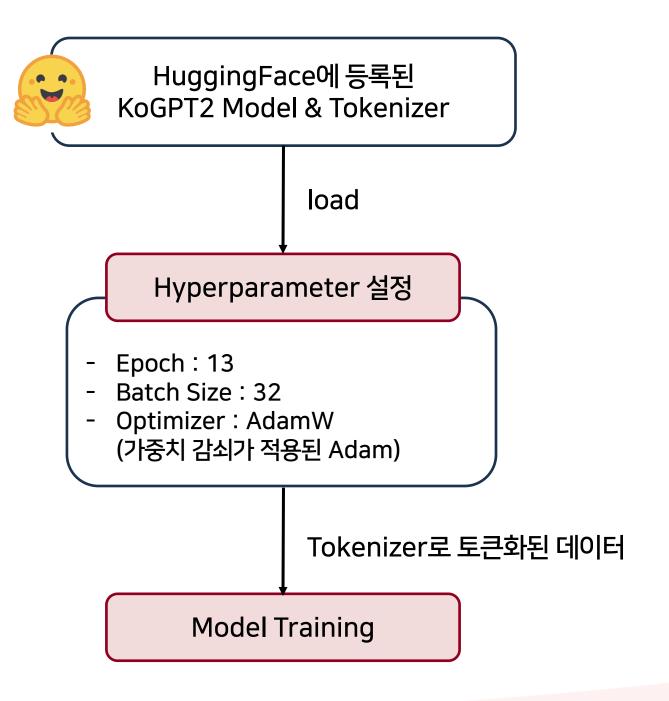
연속된 대화를 input으로 사용 → 대화의 맥락을 고려함

Input	Output
<mark>감정화자1</mark> <mark>공감화자1</mark> <mark>감정화자2</mark>	공감화자2
<mark>감정화자2</mark> <mark>공감화자2</mark> <mark>감정화자3</mark>	공감화자3

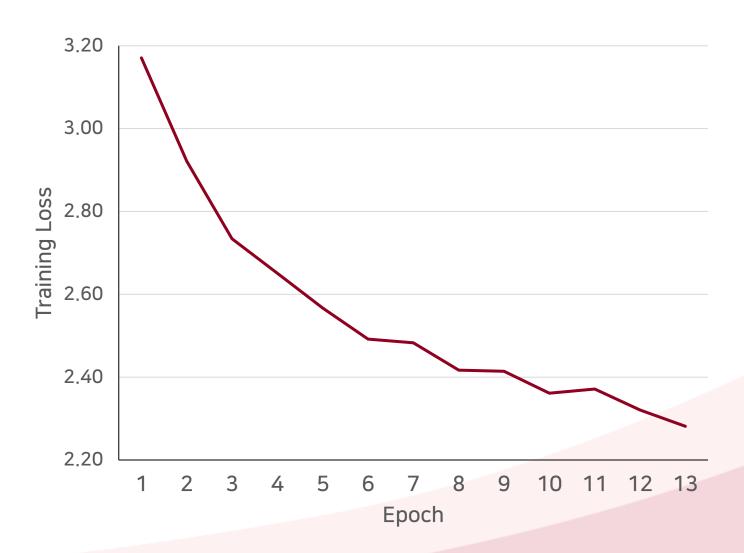


2-3. Train & Evaluation

KoGPT2 Model과 Tokenizer를 불러와 Hyperparameter 설정 후 모델 학습 진행



Epoch가 증가할수록 Training Loss 감소함





2-4. Inference (답변 생성)

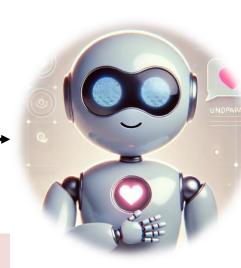
Generate 함수와 후처리를 통해 유저의 감정에 공감해주는 답변을 생성

History

유저와 챗봇 간 대화 내역 저장소 Input

최근 대화 텍스트 3개

유저 t-1 시점 감정 텍스트 </s> 챗봇 t-1 시점 답변 텍스트 </s> 유저 t 시점 감정 텍스트



Generate 함수 기반 답변 초안 생성

- 최대 생성 토큰 수 : 40
- Sampling 방식으로 다음 토큰 선택

top_p: 0.95top_k: 150

- temperature: 0.7

- 반복된 토큰이 나오지 않도록 페널티 (1.2) 부여

후처리 기반 최종 답변 생성

- 물음표로 끝나는 문장이 3번 이상 나오면, 그 이후의 문장은 모두 제거
- 토큰 수 제한으로 인해 마지막 문장이 불완전할 경우, 해당 문장을 삭제
- '아들', '동생', '자기' 등 특정 감정 발화자를 가리키는 명사는 유저의 이름으로 대체
- '엄마', '형', '언니' 등 특정 공감 발화자를 가리키는 명사와 그 뒤에 붙은 조사는 제거

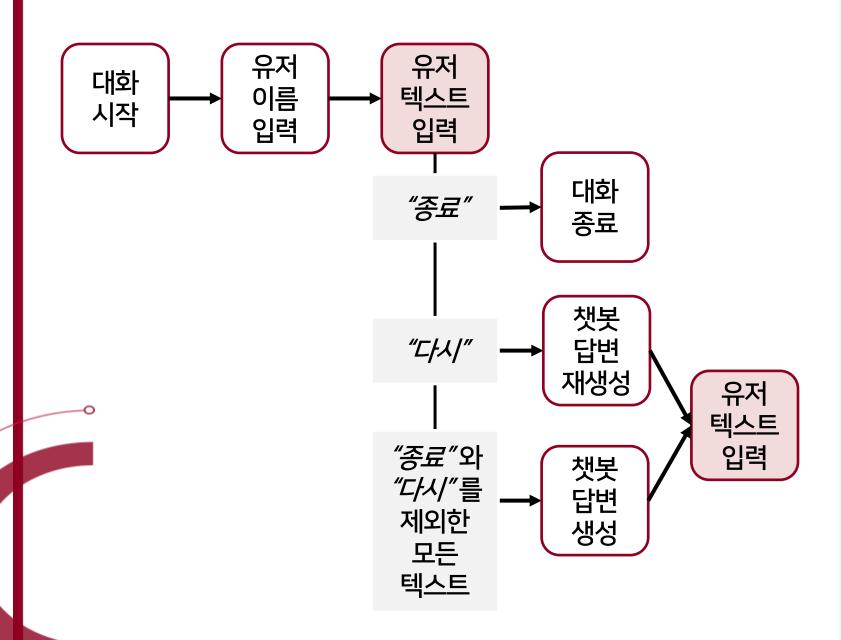




(O)

(O)





나 오늘 울었어. 왜? 무슨 일 있었니? 1년 동안 준비했던 시험을 망쳤어. 뭐라고? 너 그 시험 열심히 준비한 걸 내가 아는데... 많이 속상하겠다... 네가 누구보다 열심히 한 거 내가 잘 알잖아. 나 정말 잠도 안 자고 열심히 공부했는데, 떨어져서 너무 우울하고 아무것도 하기 싫어. 지금 당장이라도 달려가서 꼭 껴안고 싶네. 이번에 떨어진 건 안타깝지만 다음번에는 붙을 수 있을거야! 위로해줘서 고마워. 슬픈 마음이 조금은 사라졌어. 넌 항상 잘해왔으니까, 분명 좋은 결과 있을 거라고 믿어! 나는 널 믿어, 다음에 또 힘든 일 있으면 언제든지 얘기해. 내가 다 들어줄게!

내가 다음에는 시험에 붙을 수 있을까?

자신감이 떨어졌어.

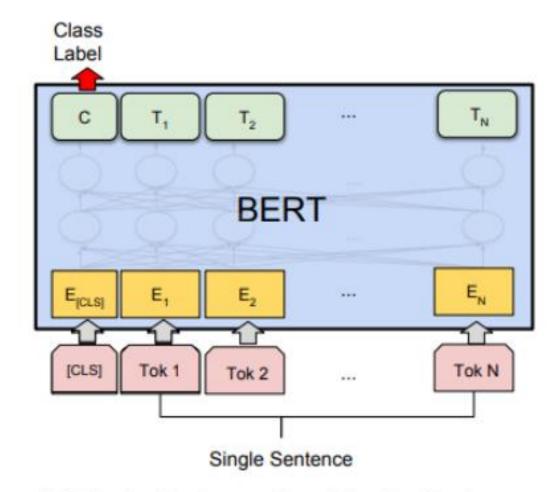
당연하지, 너는 매사에 성실하고 꾸준하게 노력하니까 반드시 합격할 수 있어.





3-1. Model

BERT: 사전 학습된 언어 모델의 강점 + 문맥 이해력 높음 -> 감정 라벨 분류 task에 사용



(b) Single Sentence Classification Tasks: SST-2, CoLA

Bert

- 2018년 구글에서 발표한 언어모델
- Transformer Architecture 기반
- 양방향 학습을 사용하여 문맥을 자연스럽게 파악
- 문장 분류, QA 등 다양한 NLP task에 적용 가능



3-2. Data preprocessing

$df_final.head(10)$ text emotion_label 네가 살이 안 빠져서 스트레스를 받아온 지난날들을 생각하니... 네가 운동을 시작하.. 격려, 동조 격려, 위로 누가 겨우 일주일이라고 판단할 수 있겠어. 우리 딸의 노력은 그렇게 누구도 깎아내릴. 동조 동조 네가 놀림을 당하면서 얼마나 마음이 아팠을지 엄마가 제일 잘 알지. 얼마나 마음이 조언 너무 무리는 하지 않았으면 좋겠어. 성급하게 하면 금방 지치고 힘이 들 테니 쉬엄쉬. 나도 네가 행복해하는 모습을 보니 너무 행복하구나. 얼른 본가로 오렴. 엄마가 건강... 어느새 시간이 그렇게 흘렀구나. 배우자를 위해서 선물을 고르는 건 언제나 가슴 두근.. 7 네가 설레하는 모습을 보니 엄마도 신혼 때가 생각나면서 가슴이 두근거리는구나. 신혼.. 격려, 동조 네가 네 아내에게 베푸는 만큼 네게도 되돌려 주고 싶은 마음이겠지. 서로 정말 잘 . 동조 배우자와 상상 속에서 그리는 미래가 아름다운 것보다 좋은 건 없지. 그렇게 잘 맞기... 격려

AI hub 공감형 대화 데이터셋에서 text와 감정 라벨 추출

```
# 가능한 모든 감정 레이블 정의
possible_labels = ["격려", "동조", "위로", "조언"]

# 라벨을 다중 라벨 벡터로 변환
# 예: ["격려", "위로"] -> [1, 0, 1, 0] (격려와 위로는 해당, 동조와 조언은 해당하지 않음)

def encode_labels(labels, possible_labels):
    label_vector = [1 if label in labels else 0 for label in possible_labels]
    return label_vector

df_final['encoded_label'] = df_final['emotion_label'].apply(lambda x: encode_labels(x, possible_labels))
```

각 감정 라벨에 대해 라벨 인코딩 수행 Ex) 격려, 위로 인 경우 [1, 0, 1, 0]



3-3. Train & Evaluation

```
#학습/테스트 데이터 분리
train_texts, val_texts, train_labels, val_labels = train_test_split(df_final['text'], df_final['encoded_label'], test_size=0.2, random_state=42)

# BERT 토크나이저 및 모델 로드
tokenizer = BertTokenizer.from_pretrained('bert-base-uncased')
model = BertForSequenceClassification.from_pretrained('bert-base-uncased', num_labels=len(possible_labels))
```

```
# 학습 설정
training_args = TrainingArguments(
    output_dir='./results',
    num_train_epochs=3,
    per_device_train_batch_size=32,
    per_device_eval_batch_size=32,
    warmup_steps=500,
    weight_decay=0.01,
    logging_dir='./logs',
    logging_steps=10,
    evaluation_strategy="epoch"
)
```

Epoch	Training Loss	Validation Loss
1	0.554500	0.528382
2	0.506600	0.502544
3	0.479300	0.494819

- ① Train / Test 데이터 분리
- ② BERT 모델 로드 후 학습
- ③ Validation loss 감소하는 지점에서 early stopping



3-4. Inference (감정 라벨 예측)

```
def predict_empathy_label(model, tokenizer, text, possible_labels, device = device):
   # 모델을 평가 모드로 전환
   model.eval()
   # 입력 문장을 BERT 입력 형식으로 변환하고 지정된 장치로 이동
   inputs = tokenizer(text, truncation=True, padding=True, max_length=64, return_tensors="pt").to(device)
   #모델 예측 수행
   with torch.no_grad():
       outputs = model(**inputs)
       logits = outputs.logits
   # 시그모이드를 통해 각 감정에 대한 확률로 변환
   predictions = torch.sigmoid(logits)
  # 임계값(threshold)을 설정해 해당 감정에 속하는지 여부를 결정 (0.5 이상일 경<mark>우 감정이 해당한다고 판단)</mark>
   threshold = 0.5
   predicted_labels = (predictions > threshold).int().tolist()[0]
   # 예측된 라벨을 실제 감정으로 변환
   predicted_emotions = [possible_labels[i] for i, label in enumerate(predicted_labels) if label == 1]
   print(predictions)
   return predicted_emotions
```

각 감정 라벨에 대한 확률을 텐서로 반환 → 문장을 입력하면 그 문장의 감정 라벨을 출력하는 함수 정의



3-4. Inference (감정 라벨 예측)

text	각 감정 라벨에 대한 확률	감정 라벨
친구를 위해서라도 천천히 이야기 나눠보는 것은 어떨까?	[0.1146, 0.0396, 0.0467, <u>0.9767</u>]	조언
내가 생각해도 네 말이 맞는 것 같아.	[0.1771, <u>0.9578</u> , 0.1655, 0.2526]	동조
잘 할 수 있을 거야. 걱정하지 마.	[<u>0.9506</u> , 0.1336, 0.1081, 0.3230]	격려
이런 상황에서 친구가 그렇게 행동하다니 많이 속상했겠구나.	[0.1744, <u>0.5216</u> , <u>0.7120</u> , 0.1741]	동조, 위로

* Threshold: 0.5

- 기존에 학습했던 텍스트 뿐만 아니라 (첫 100문장 실험 시 90% 이상 부분정답) 새로 입력한 텍스트에 대해서도 높은 정확도를 보임
- 각 감정 라벨마다 적절한 이모티콘을 찾아 매칭 격려: 😊 , 동조: 👀 , 위로: 💝 , 조언: 🥸





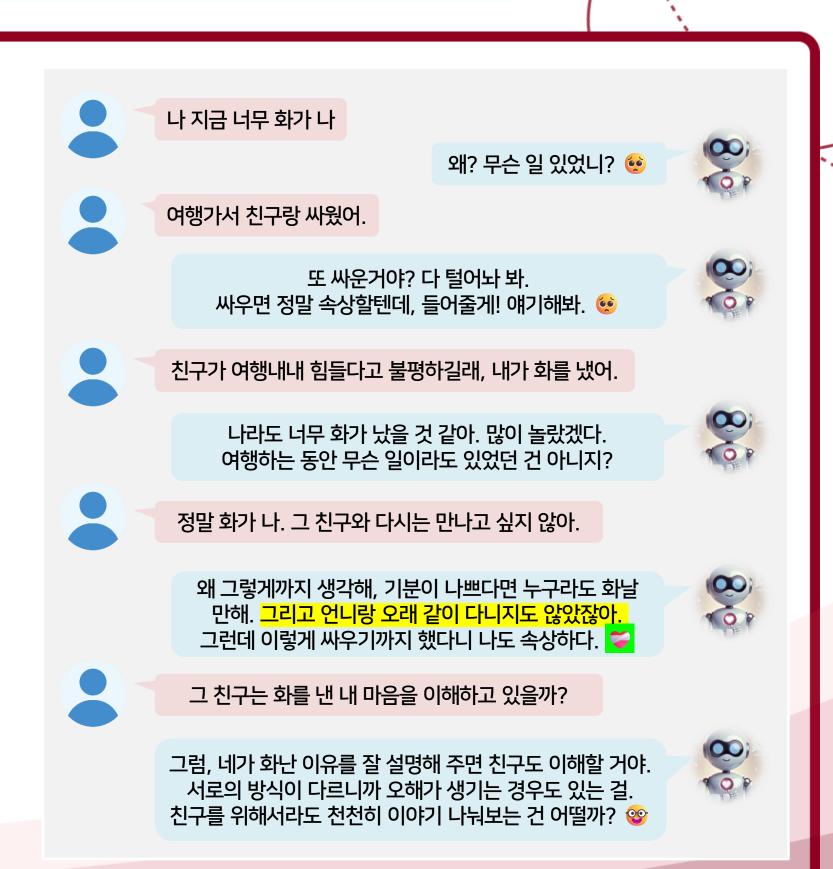


4-1. 평가

- 사람 수준의 공감능력
- 대화 문맥의 유지
- 이모티콘으로 감정적 몰입감 부여

한계점

- 특수하고, 복잡한 상황에는 <mark>대화 흐름에서 벗어난</mark> 답변을 하기도 함.(환각 현상;Hallucination)
- 이모티콘의 사용이 <mark>적절하지 못한 순간</mark>이 간혹 등장함.
- 상황에 맞지 않게 지나치게 긍정적이거나, 현실적인 조언을 해주지 못할 때가 존재함.





4-2. LangChain

LangChain이란?

LLM으로 구동되는 앱 개발을 위한 프레임워크



언어 모델의 개량방법

- Fine tuning
- <u>In-context Learning</u> : 문맥을 제시하고, 문맥 기반으로 모델의 출력을 조정
 - → LangChain의 구성요소인, <mark>Prompt Template</mark>의 주 역할.

Zero-Shot

- > Prompt: 빨간 사과가 영어로 뭐야?
- > LLM: "Red Apple" 입니다.

One-Shot

> Prompt: 빨간 사과는 Red 사과야,

그럼 노란 바나나는 뭐야?

> LLM: "Yellow 바나나" 입니다.



4-2. LangChain

공감형 챗봇 구축을 위한 Prompt Template



내가 CPA 시험을 준비하는 고시생인데, 요즘 공부가 잘 안되고 우울감이 자주 찾아와. 사실 이길이 맞는 지도 슬슬 의구심이 들어서 버티기가 힘든 것 같아. 잘 극복해낼 수 있을까 내가?

당신의 고민이 충분히 이해가요. CPA 시험 준비는 정말 힘든 일이에요. 그럴 때마다 우울감이 찾아온다면 더더욱 힘들 것 같아요. 하지만 그런 감정을 느끼는 건 당연한 일이에요. 스트레스 받고 힘든 시기를 겪을 때는 자신을 너무 무리하지 않고 휴식을 취하는 것도 중요해요. 의구심이 들 수도 있지만, 누구나 그런 생각이 드는 때가 찾아오는 것 같아요. 중요한 건 당신이 선택한 길이 맞다는 확신을 갖는 것이에요. 자신의 능력을 믿고, 꾸준한 노력을 통해 꼭 성공할 수 있어요.



4-3. 추후 발전방향

- 1. 챗봇의 옵션으로 '전문 상담 모드'를 추가
- 기존 학습 모델(KoGPT2 + BERT)과 LangChain(API)을 선택적으로 활용
- LangChain 활용으로, 복잡한 대화 인식 및 생성 지원
- API 사용에 따른 비용을 효율적으로 관리

- 2. 감정 분류 및 이모티콘 매칭 프로세스 강화
- 기존 데이터: 챗봇의 공감 답변에 대한 Label -> 추가 데이터: 유저의 감정에 대한 Label
- 문장에 대한 더 세세하고 적절한 이모티콘 매칭

