



텍스트 데이터 기반 성격 유형 분류 모델 서비스 기획서



Executive Summary

본 기획안은 데이터 기계학습을 통한 인공지능 사업으로서 사용자 성향 분석 서비스 및 활용 방안을 제안한다.

사용자의 다양한 텍스트 데이터를 기반으로 성격 유형을 분류하는 Multi Label Classfication 구현

Bi_GRU, CNN, HAN 모델 앙상블을 통해 Acccuracy: 87.6%, F1_score: 91.2% 달성

고객 자체 성향 분석 서비스, 추천시스템 성능 개선 등 다양한 파생 서비스 활용 가능



CONTENTS

1. Business Introduction

2. Data Processing

- 2-1) Total Architecture
- 2-2) Crawling
- 2-3) Preprocessing

3. Data Modeling

- 3-1) Algorithm
- 3-2) Comparison and Analysis
- 4. Prototype
- 5. Service



(1) 성격 검사 현황

성격 검사의 간단한 역사

- 성격 검사는 제1차 세계대전 중 '셀 쇼크'에 가장 취약한 군인을 예측하기 위해 미 육군이 최초로 사용했다. (셀 쇼크: 전투 상황에서 신체적·정신적으로 견딜 수 없을 만큼 불안감이 극에 달하는 현상)
- 해마다 직장인 수백 만명이 인사 선발, 협업 및 팀워크 향상, 진로/적성 탐색을 목적으로 성격 검사를 받고 있으며, 매년 10~15%씩 성장하는 5억 달러 규모의 산업이 됐다.
- 성격검사 산업의 활발한 성장은 이러한 검사를 노동력 최적화의 도구로 신뢰하는 관리자들이 늘고 있다는 사실을 암시한다.

출처: Harvard Business Review [A Brief History Of Personality Tests] Eben Harrel (Senior Editor)

성격 검사의 목적 및 국내 현황

- 개인은 자신의 성향을 파악하고 주로 그에 맞는 진로 선택을 위해 성격 검사를 이용하고 있다.
- 국내 기업들은 성격 검사를 통해 그들의 성향을 파악하고 조직에 잘 적응할 수 있는 사람인지 판단하여 자신들이 원하는 스타일의 인재를 선별한다.
- 기업 입사 과정 중 시험 또는 면접의 형태로 성격/인성 검사가 실시되고 있다.











(2) 성격 검사의 문제점과 User Text Data

기존 성격 검사의 문제점

- 비용 발생 성격 검사를 실시하는 데에 많은 자원이 소요된다. (시간, 돈)
- 객관성 부족 개인(지원자)은 자신의 목적이나 지원한 기업의 인재상에 따라 자신의 답변을 준비해가거나 문제의 답안을 선택할 수 있다.
 (실제로 인성 검사/면접의 가이드라인을 준비해주는 강의/코칭도 존재)

이러한 문제점들을 사용자 텍스트 데이터를 활용하여 해결하고자 한다.

사용자 텍스트 데이터

- 개인 사용자가 온라인 공간에서 활동을 하며 남긴 데이터는 물론 개인이 작성한 텍스트 형태의 모든 데이터 (커뮤니티 게시판, 상품/영화 리뷰 등)
- 화자의 의도적/비의도적 맥락을 모두 포함하고 있으나 자연어 형태로 작성되어 있는 "비정형 "데이터이기 때문에 이를 분석하기 위한 <mark>방법론이</mark>필요하다.



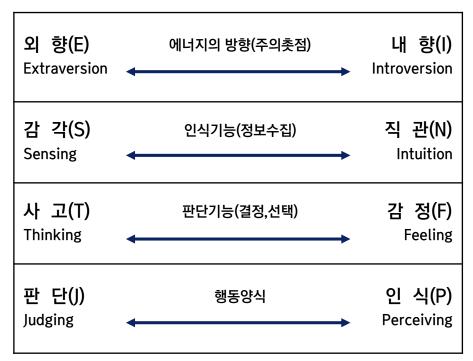


(3) MBTI 설명

MBTI 란?

- C. G. Jung의 심리유형론을 근거로 일상생활에 유용하게 활용할 수 있도록 고안한 자기 보고서 성격유형 지표
- 현재 세계에서 가장 널리 사용되는 심리검사 중 하나

MBTI 척도 4가지



MBTI 성격 유형 16가지



Warm, considerate, gentle, responsible, pragmatic, thorough. Devoted caretakers who enjoy being helpful to others.



























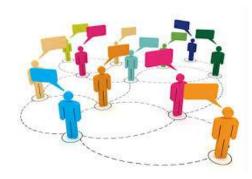




(4) 텍스트 데이터 기반 모델

	기존 성격 검사 서비스 (설문, 인성 검사)	텍스트 데이터 기반 성격 유형 분류 모델
소요 시간	수 십 분에서 수 시간	수 십 초에서 몇 분
서비스 형태	설문, 검사지 작성	텍스트 입력
서비스 비용	수 만원	1
객관성	응답자가 상황에 맞추어 조작 가능	사용자 텍스트 데이터의 맥락을 통한 검사 방식으로 조작 불가 (정확도 90% 이상)

텍스트 데이터 기반 성격 유형 분류 모델은 기존의 검사 방식에 비해 <mark>월등한 성능과 이점</mark>들을 가지고 있다. (위 표)





탈락 자소사

[무하한 도전을 함께함 동반자

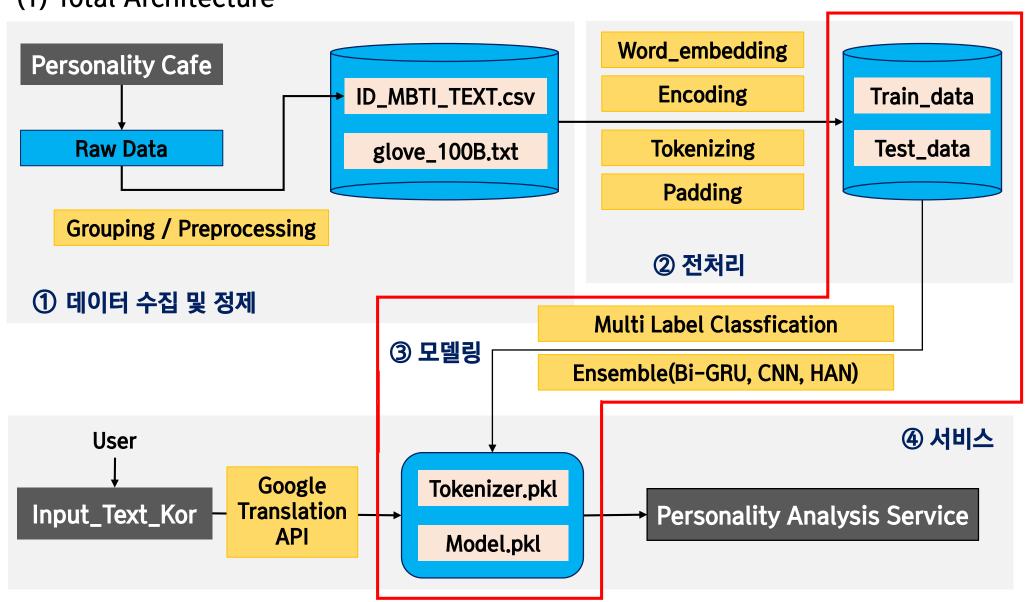
끊임없는 도전들 함께할 수 있는 회사를 찾고 싶습니다. 저 는 고등학교 시절 공부에 흥미도 없고 잘하지도 못하는 학생 이었습니다. 그러던 중에 교통학교 2학년 시절 학교 선생님 이 '20년 안에 모든 자동차의 현진이 다 없어질 것이고 만전 관련 회사는 모두 망할 것이야? 라는 말에 굉장한 흥미가 생겼고 관련 대학 학교에 진략하고 삼은 옥신이 생겼습니다. 그래서 군은 결심을 하고 공부리고는 해본 적 없는 제가 1년 남은 기간 학원에 다니면서 공부를 시작했고 주위 친구들과 선생님들조차 부정적으로 바라봤습니다. 저는 공고에 다니고 있었기 때문에 목표로 하고 있는 서울 선년제 대학은 누구도 전략한 점이 없었습니다. (하렴)



다양한 데이터(리뷰 데이터, 자소서 등)를 Input으로 사용하여 <mark>추천 시스템 고도화, 자기소개서 검토용</mark> 등의 목적으로도 활용이 가능하다.



(1) Total Architecture





(2) 데이터 수집

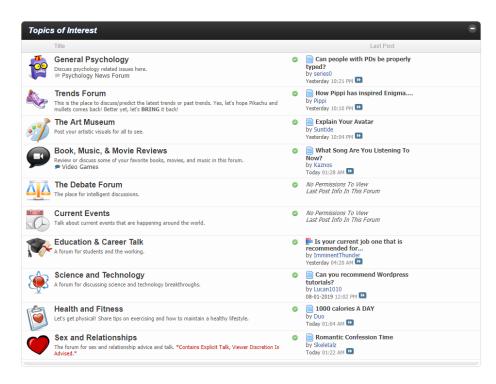
크롤링 사이트 소개

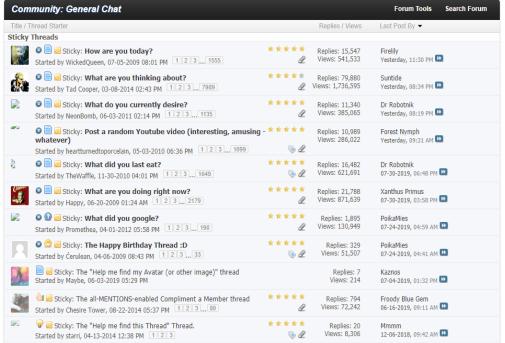


Personality Cafe

- MBTI 성격 유형으로 분류된 사용자들이 여러 주제에 관한 게시글을 올리는 커뮤니티
- 특정 주제의 글에 대하여 자신의 의견을 답글로 달며 토론이 활발히 진행됨

→ 16가지 성격 유형으로 Labeling된 텍스트 데이터(게시글) 수집 가능

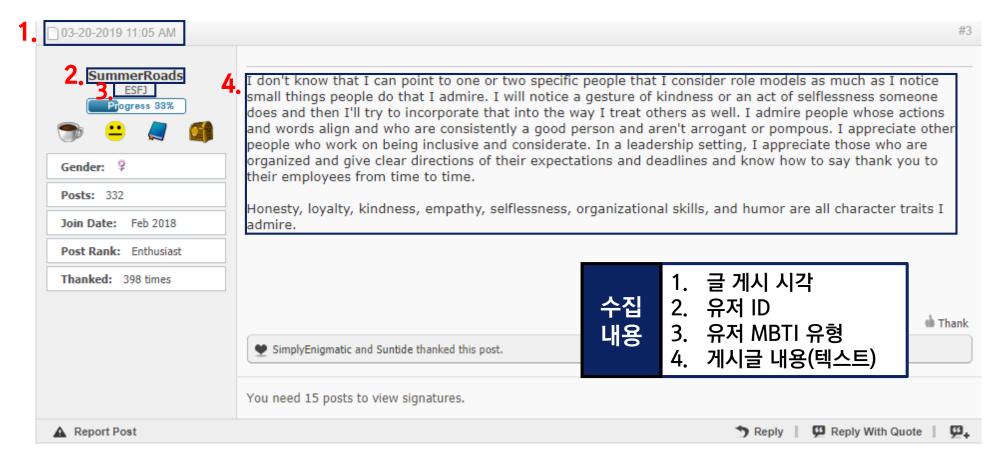




나 특정 분야에 관한 의견부터 흥미 위주의 주제, 일상적인 대화 소재에 대한 데이터 추가 수집이 가능



(2) 데이터 수집



→ 총 42,081 명의 유저가 게시한 3,714,918 개의 텍스트 데이터(게시글) 수집



(3) 데이터 전처리 - grouping

[표 1] Raw data 3,714,918개의 게시글

name_list	mbti_list	text_list	datetime_list
SummerRoads	ESFJ	Like the title says. Seems like most other typ	02-21-2019 05:22 PM
SimplyEnigmatic	INTP	I'll get this thread started :PWhat traits do	03-20-2019 08:40 AM
SummerRoads	ESFJ	I don't know that I can point to one or two sp	03-20-2019 12:05 PM
orion83uk	ESFJ	For me, its people who are not frightened to $$S_{\dots}$$	03-23-2019 02:22 PM
SimplyEnigmatic	INTP	How often are you approached by someone new?Wh	03-27-2019 11:37 PM
SummerRoads	ESFJ	These questions are confusing to me. Maybe tha	03-28-2019 10:39 AM
SimplyEnigmatic	INTP	I was trying to be quite general. I'm sorry fo	03-29-2019 12:05 AM
HIX	ESFP	Why is the sky blue ???	03-29-2019 05:49 PM
Katie Tran	ENFP	Yes! This makes me so happy. More ESFJ represe	03-29-2019 06:01 PM
SummerRoads	ESFJ	I would pick the one that never changed. I wan	03-29-2019 06:36 PM

[표 2] ID_Grouping data 42,081명의 게시글

TEXT	MBTI	ID
Is this your natural eye color, or do you wear	INTP	0
It occurs to me that if I didn't have Ni playi	INTJ	1
Name: Soured Lie is an anagram of my real name	ENTJ	2
"I don't understand why you are scared to driv	INFP	3
The ringing in my ear is almost drowning out t	INTP	4
Oh, I'm not ISTJ, but I really like you guys s	INFJ	5
Currently on my pandora I got Viva La Vida by	ISFP	6
You know you're an INFJ when someone tells you	INFJ	7
From what I have been reading, it seems like m	ISFP	8
k Indifferent, but I agree with the governme	ENTJ	9
My tenant, while introducing her new cat to me	INTJ	10

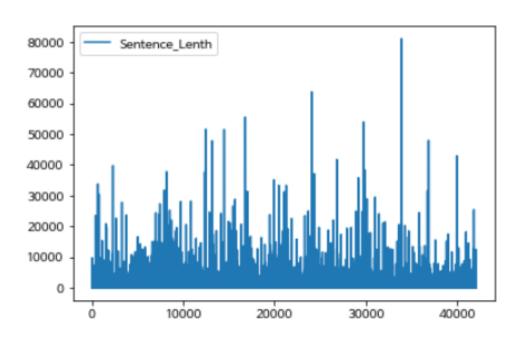


유저 ID를 기준으로 수집된 텍스트 데이터 그룹핑



(3) 데이터 전처리 – 문장 길이

유저별 게시글 및 문장 길이가 10개미만에서 40,000개 이상 차이가 있음 => 문장 개수가 100개 미만인 유저 제거, 문장 개수가 200개 이상인 유저 분할



[그림 1] 유저별 게시글 길이 분포

MBTI	TEXT
INTP	[natural eye color wear contact lenses, me hig
INTP	[concerning photo sky tried couple time make s
INTP	[may post later, yes know thread posted well,
INTP	[i get angry quite rarely safer surrounding pe
INTP	[think darwin theory year old theory, thing
INTP	[again smile silly carefree want to, pleasure
INTJ	[i like drawing picture head imagining people
INTJ	[dear everywhere nondescript social commentary
INTJ	[i ponder big questions, gonna grab corporate
INTJ	[so would say kinda something or, it joke pred
INTJ	[i mind cute post is, sister yard sale moving

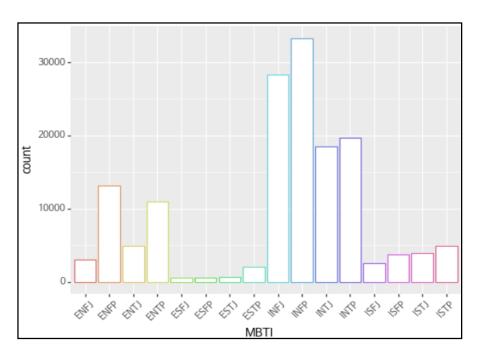
[표 3] 게시글 길이에 따라 데이터 재정립 총 150,668개 데이터

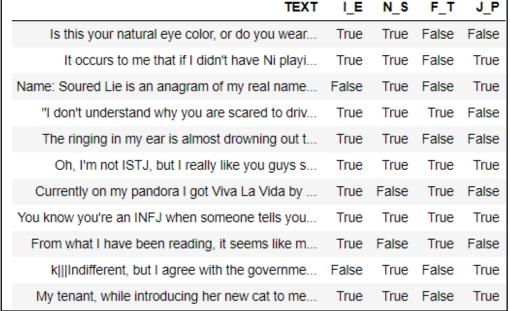


(3) 데이터 전처리 - TASK 정의 [1/2]

총 16개의 MBTI를 분류하는 Multi Class Classification으로 볼 경우다중 클래스 분류 예측의 어려움과 극심한 데이터 불균형 문제 발생

⇒ Mbti는 I 또는 E, N 또는 S, F 또는 T, J 또는 P 네가지 변수의 이진분류이기 때문에 Multi Label Classfication으로 문제 재정의

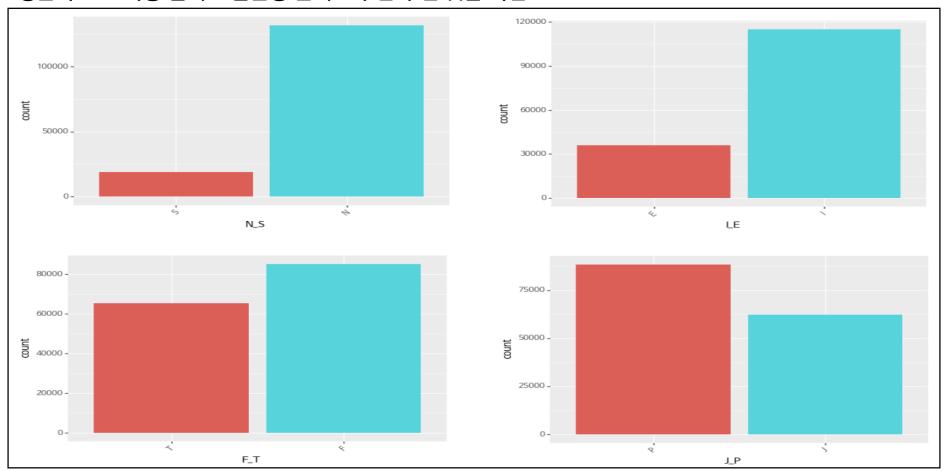






(3) 데이터 전처리 - TASK 정의 [2/2]

N_S, I_E 의 경우 여전히 imbalance 문제가 있지만 평균적으로 다중 클래스 불균형 문제보다 완화 된 것을 확인



[그림 3] 각 Label 별 분포



(3) 데이터 전처리 – encoding

```
["Temporarily helpful, but not to the perpetual hater.",
```

"Like - seriously - one morning I hated an individual in a coffee shop because she was unkind.",

"I expected her to behave better."

"Hate exists, in my case, because I'm not ready or am unwilling to move forward with shedding certain beliefs."]

Normalizing & Tokenizing

불용어 및 특수문자 제거 / 어간 및 표제어 추출 / max_features = 100,000

```
[["temporarily", "helpful", "perpetual", "hater"],
["like", "seriously", "one", "morning", "hated", "individual", "coffee", "shop", "unkind"],
["expected", "behave", "better"],
["hate", "exists", "case", "ready", "unwilling", "move", "forward", "shedding", "certain", "beliefs"]]
```

Pretraining

glove.6B.100d / padding / 최대 문장 길이 = 20 / 최대 문장 수 = 200



(1) 전체 OVERVIEW

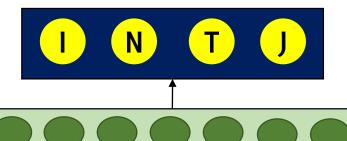


Test set

120,534 (80%)

30,134 (20%)

Multi Label Classification



마지막 Dense (output ="4", activation = "sigmoid")

Loss = "binary_crossentropy"

Optimizier = "adam(lr=0.001)"

Evaluate Metric

$$Accuracy = rac{TP}{Total dataset \#}$$

$$Recall = rac{TP}{(TP + FN)}$$

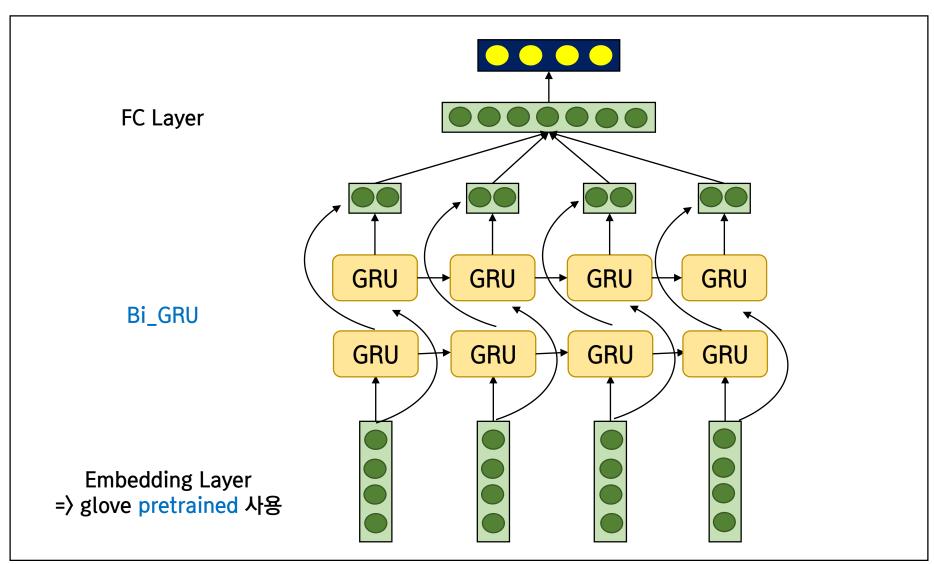
$$Precision = rac{TP}{TP + FP}$$

$$F1score = 2*\frac{Precision*Recall}{Precision+Recall}$$



(2) 모델 [1/3] - *Bi_Directional_GRU

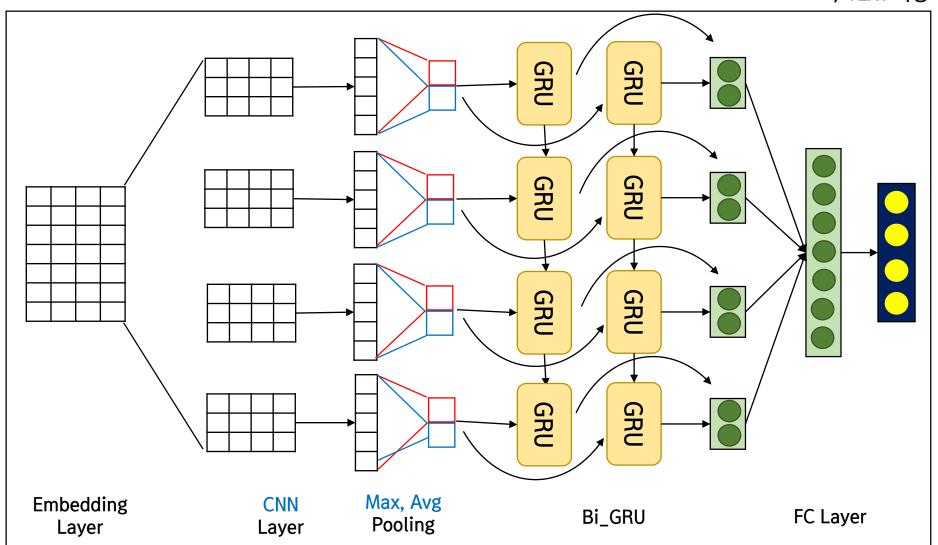
*TEXT 데이터에 양방향 순차적 신경망 적용





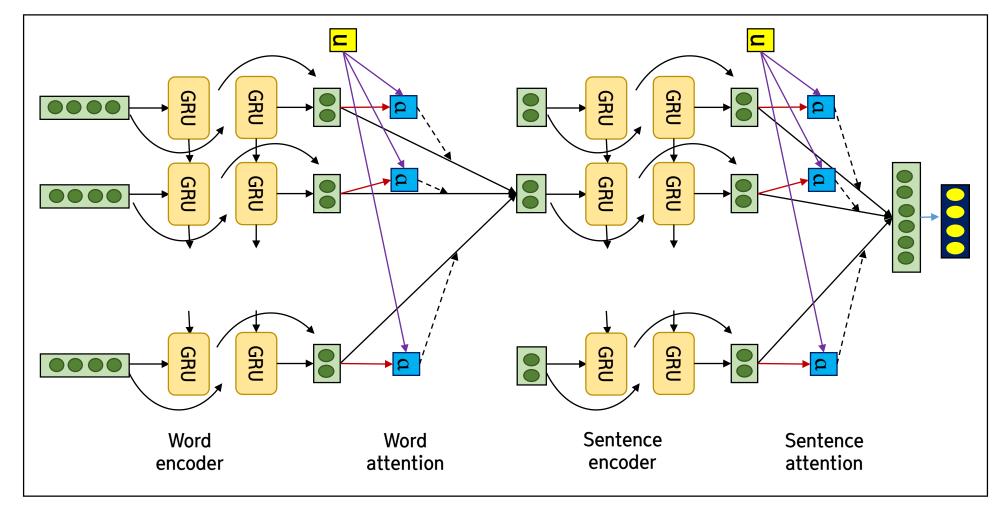
(2) 모델 [2/3] - *CNN + Bi_Directional_GRU

*기존 Bi_GRU 앞에 CNN, Pooling 추가 => TEXT 특징 추출





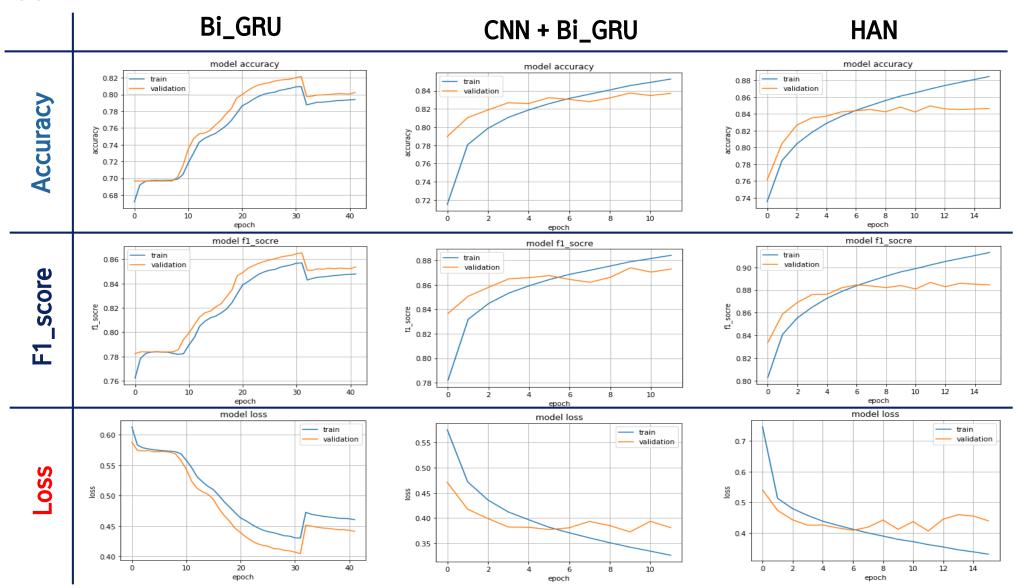
(2) 모델 [3/3] - *Hierarchical Attention networks (+ Bi_Directional_GRU)



*word attention을 통해 문장내 중요 word 가중치 적용 하여 sentence 벡터 생성 후, sentence attention을 통해 중요 sentence 가중치 적용 하여 최종 document 벡터 생성



(3) 결과 [1/2]





(3) 결과 [2/2]

	Accuracy	F1 score
Bi_GRU	82.12	86.47
CNN + Bi_GRU	83.91	87.56
HAN	85.13	88.86
Ensemble	87.64	91.21

텍스트 데이터에서 양방향 순환 신경망 이전 Layer에서

중요 특징을 적절히 추출할수록 좋은 성능을 보임

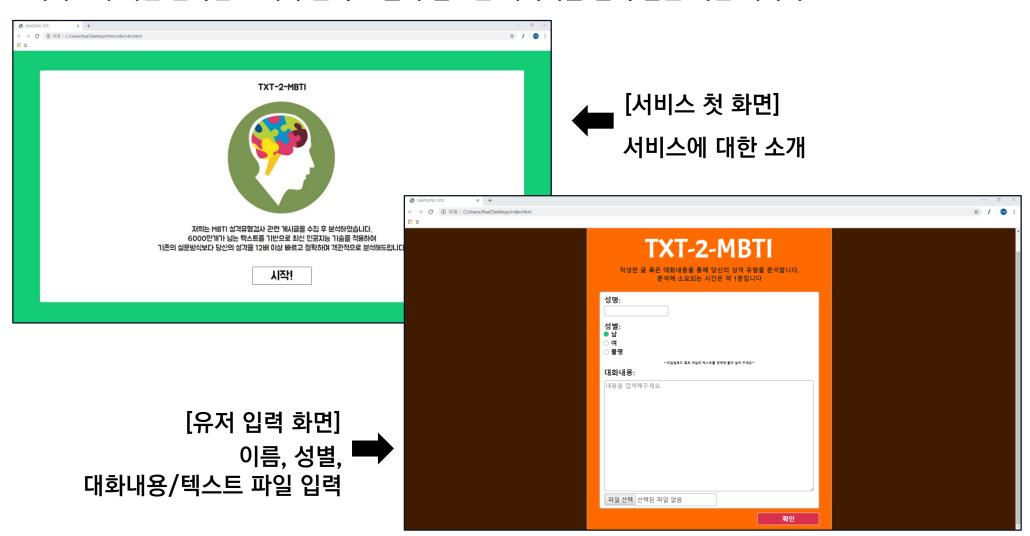
=> 가중평균을 통해 세개의 모델을 Ensemble한 결과

최종 Accuracy: 87.6%, F1_score: 91.2% 달성



(1) 시연 화면 [1/3] - 초기 페이지

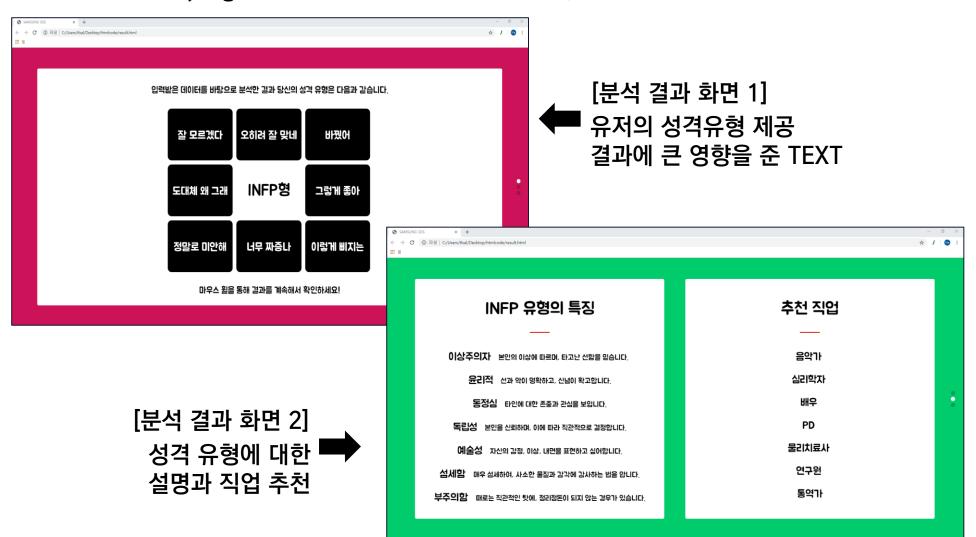
서비스에 대한 간략한 소개와 분석 모델에 필요한 데이터를 입력 받는 메인 페이지





(1) 시연 화면 [2/3] - 분석 결과 페이지

유저 입력화면에서 Django로 데이터를 받아 생성한 모델을 통한 분석 결과를 결과 페이지로 전송





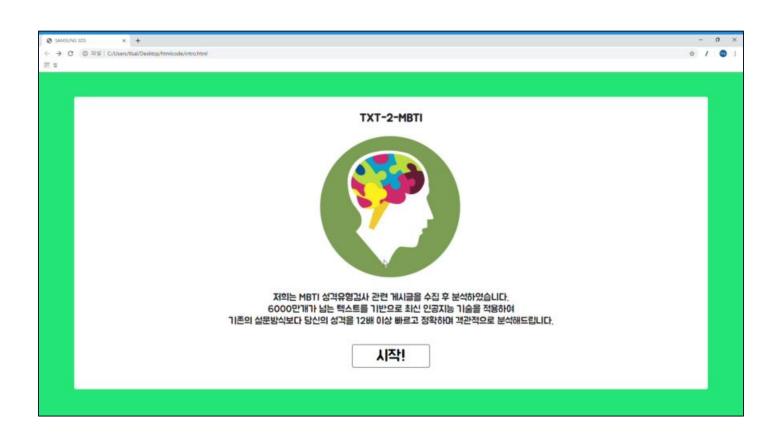
(1) 시연 화면 [3/3] - 결과 페이지



[분석 결과 화면 3] 유저에게 제공하는 분석 시각화 차트



(2) 시연영상

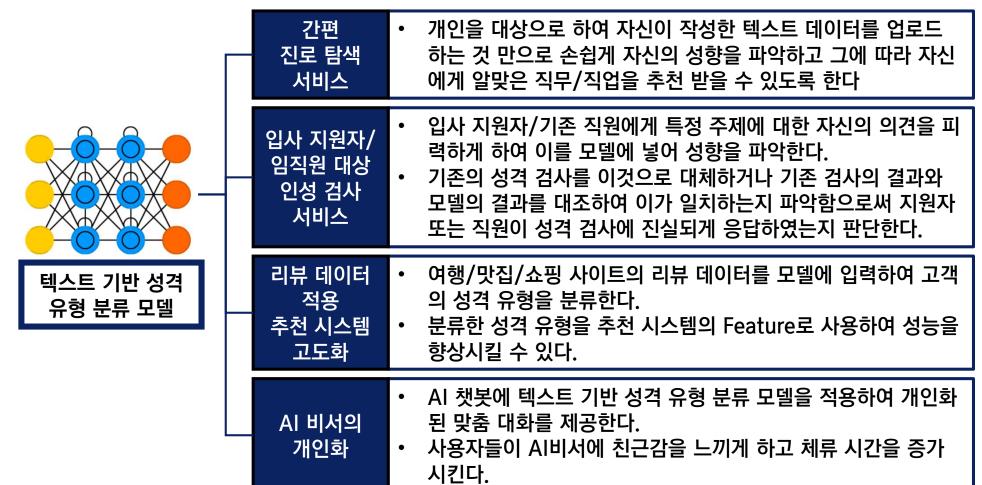


[서비스 시연 영상] Prototype_Video.mp4 확인



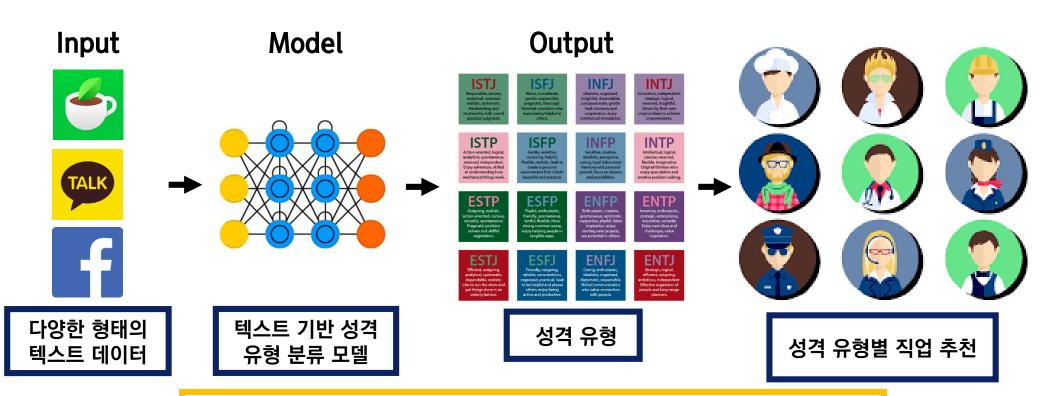
(1) Service Preview

기존 성격 검사 방식과 달리 텍스트 기반 성격 유형 분류 모델은 텍스트 데이터만 있다면 어디에든 적용할 수 있다. 이러한 범용성을 기반으로 다양한 서비스로의 확장이 가능하다.





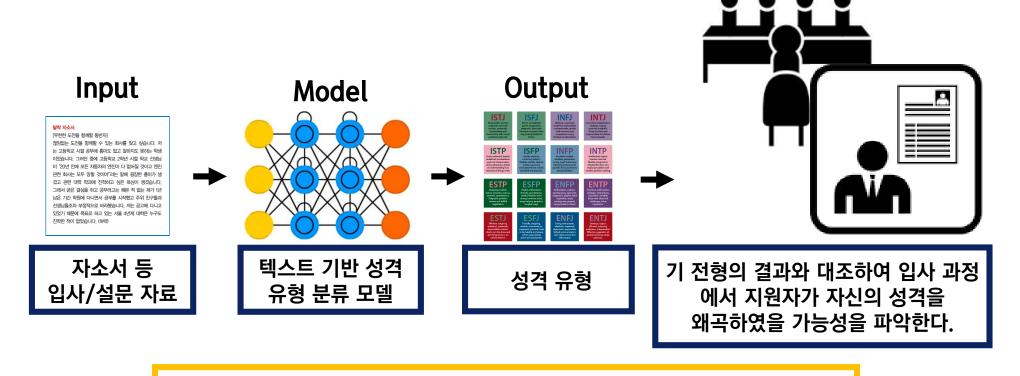
(2) 간편 진로 탐색 서비스



- 기존 성격 검사를 개인이 실시할 경우 주로 진로 탐색 및 적성 검사의 목적으로 활용되어 왔다.
- 텍스트 기반 성격 유형 분류 모델을 사용하면 복잡한 검사와 절차를 없애고 손쉽게 개인의 성격을 진단해주고 이를 기반으로 적성에 맞는 직업을 추천해 줄 수 있다.



(3) 입사 지원자/임직원 대상 인성 검사 서비스



- 개인(지원자)은 자신의 목적이나 지원한 기업의 인재상에 따라 자신의 답변을 준비해가거나 문제의 답안을 선택한다는 문제점이 있다.
- 따라서 기업 입장에서는 이러한 거짓 답변을 분간해낼 장치가 필요하며 텍스트 기반 성격 유형 분류 모델이 이를 수행할 수 있다.
- 기존 검사의 결과와 모델의 결과를 대조하여 이가 일치하는지 파악함으로써 지원자 또는 직원이 성격 검사에 진실되게 응답하였는지 판단한다.



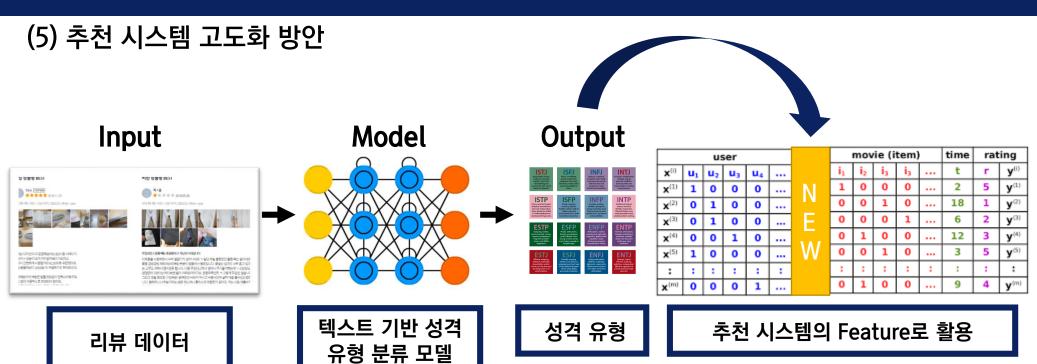
(4) 추천 시스템 현황

추천 시스템 현황

- 초기 추천 시스템은 collaborative filtering(CF) 기술을 기반으로 발전하였으며 사용자에 중심을 두고 추천을 수행하게 된다.
- 핵심 아이디어는 사용자와 비슷한 다른 사용자가 존재할 경우 해당 정보를 활용하여 추천을 하는 것이다. 그 중에서 Model-based 방식은 Memory-based 방식의 cold start proble을 해결하기 위하여 고안되었다.
- Model-based 방식에 서는 사용자 혹은 아이템 사이의 유사성을 찾기 보다는 데이터에 내재된 hidden feature를 활용한다. Hidden feature를 계산하기 위한 방식으로 matrix factorization (MF) 방법이 주로 사용된다.
- 1~2년 전부터 개인화 추천이 뜨면서 Factorization Machine이 각광받기 시작했다.
- MF는 유저-상품 데이터만 가지고, 숨겨진 정보들(side-features, latent feature -> 상품카테고리, 검색어, 이전에 본 상품 등) 을 표현(학습) 하는 알고리즘이라, 입력 데이터로 유저-상품(클릭 여부) 만 사용 가능하나 FM에서는 이러한 side-feature들을 직접 입력으로 넣어서 학습이 가능하다.
- FM은 MF보다 더 일반적이고 확장된 모델이어서, 추천 뿐만 아니라 회귀나 이진분류 와 같은 다양한 ML에서도 사용 가능하다.(MF는 불가능)
- FM의 가장 큰 장점은 기존 user, item 외의 feature들을 실제로 사용 할 수 있다는 부분이다.

텍스트 기반 성격 유형 분류 모델을 사용하여 Factorization Machine에 사용될 Feature를 생성하여 추천시스템을 고도화시키고자 한다.

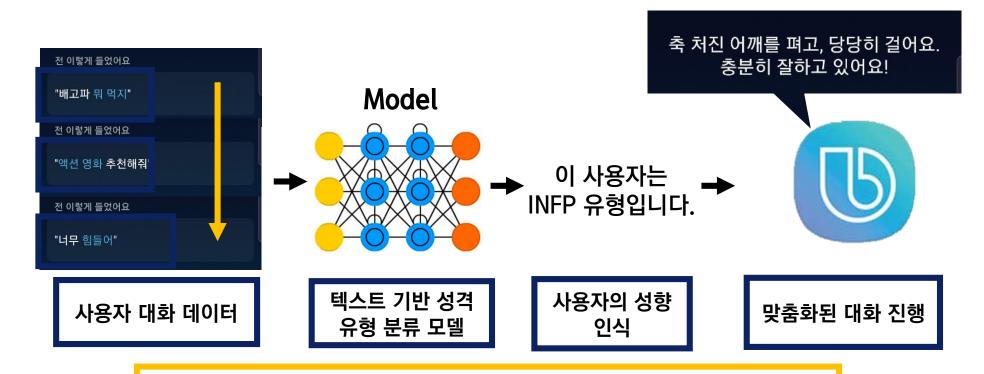




- 장소/음식/상품에 관련된 추천 시스템 이슈에서 리뷰 데이터를 활용하고자 하는 노력이 이어져왔으나 뚜렷한 성과를 보이지는 못하고 있었다.
- 그러나 텍스트 기반 성격 유형 분류 모델의 경우 유저를 중심으로 리뷰 데이 터를 분석하여 군집화 시킬 수 있다.
- 이렇게 분류된 성격 유형을 FM의 Feature로 사용하여 추천 시스템의 고도화 가 가능하다.



(6) AI 비서의 개인화



- 현재 AI 비서는 주로 정보 검색 및 알람 설정/통화/문자 전송 등의 목적으로 사용되고 있다.
- 점차 대화형 AI의 핵심 기술로 일상 대화를 반영하고자 하는 시도가 일어나고 있으며 제품에 일상 대화를 적용하면 사람들이 친근감을 느끼고 사용 시간이 길어질 것이다.
- 텍스트 기반 성격 유형 분류 모델로 사용자와의 대화를 분석한다면 성격 유형 에 맞는 일상 대화를 진행할 수 있을 것이다.



(7) 발전 방향

• Computing Power 문제로 인하여 제한적으로 알고리즘을 사용하였다. 이러한 문제가 해결되면 Pre-Train에 사용될 Embedding 차원을 증가시키거나, BERT 또는 XLNET등 최신 Embedding 방법론을 적용하여 정확도를 더욱 향상시킬 수 있다.

발전 방향

- 메인 아이디어인 텍스트 기반 성격 유형 분류 모델은 높은 범용성을 가지기 때문에 상기의 활용방안외에도 다양한 분야에 적용을 시도해볼 수 있다.
- 영어 데이터로 학습이 되었기 때문에 한글 데이터를 입력 시 번역 Api를 거쳐야하는 번거로움이 있고 번역기의 성능에 따라 결과에 차이가 날 수 있다.
 (반면, 번역기를 통하여 단어가 평이해진다는 장점도 존재한다.)

