텍스트 데이터 기반 MBTI 예측

프로젝트 개요

01	주제 선정 배경
02	데이터 수집
03	데이터 전처리
04	모델 훈련 및 평가
05	웹 플라스크 구현

주제 선정 배경

최근 한 채용사이트 구인공고에서 특정 MBTI 성향을 거론하며 이에 해당하는 사람은 입사 지원을 자제해 달라는 문구를 넣어 논란이 일었다.
나의 성향을 확인하고 상대방과의 공감대 형성을 위한 도구였던 MBTI는 어느 순간 그보다 더 큰 의미로 작용하는 필터링 수단이 되고 있다.



캐글 데이터셋 활용 (MBTI) Myers-Briggs Personality Type Dataset

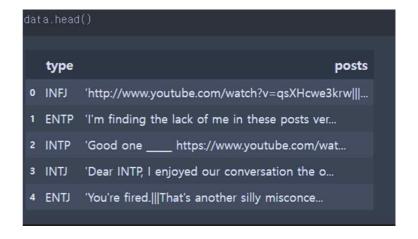
```
data.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 8675 entries, 0 to 8674

Data columns (total 2 columns):

# Column Non-Null Count Dtype
--- -----

0 type 8675 non-null object
1 posts 8675 non-null object
dtypes: object(2)
memory usage: 135.7+ KB
```



mbti 'type' 열의 고유 값 확인

결측치 확인

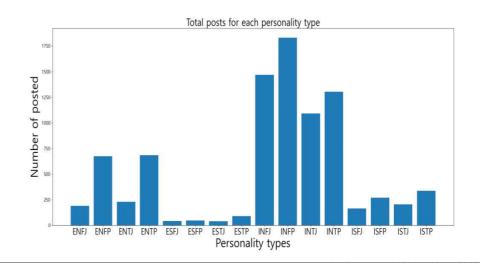
```
data.isnull().any()
type False
posts False
dtype: bool
```

mbti 16가지의 성격 유형이 모두 존재

결측치 없음

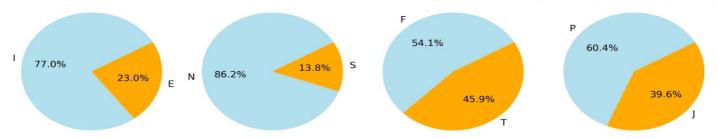
mbti 타입별 게시글 수

	posts
type	
ENFJ	190
ENFP	675
ENT	231
ENTP	685
ESFJ	42
ESFP	48
EST	39
ESTP	89
INFJ	1470
INFP	1832
INT	1091
INTP	1304
ISFJ	166
ISFP	271
ISTJ	205
ISTP	337

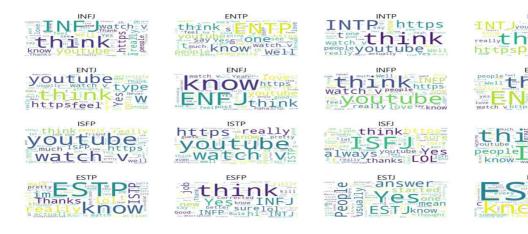


mbti 타입별 게시글 수

Extrovert vs Introvert Intuitive vs Observant Thinking vs Feeling Judging vs Prospecting



mbti 타입별 워드클라우드



데이터 전처리

```
lef preprocess text(text):
  text = text.replace('///', ' ')
  text = re.sub(r'https?:\/\/.*?[\s+]', '', text)
  # 길이가 1~2인 단어들을 정규 표현식을 이용하여 삭제
  text = re.sub(r'\setminus W^*\setminus b\setminus w\{1,2\}\setminus b', '', text)
  # 영어가 아닌 문자 공백으로 대체
  text = re.sub('[^a-zA-Z]', '', text)
  text = text.lower()
  # Remove punctuation : 특수문자 제거
  text = ''.join(ch for ch in text if ch not in string.punctuation)
  # mbti 이름 제거
  mbti_types = ["enfj", "enfp", "entj", "entp", "esfj", "esfp", "estj", "estp",
                 "infj", "infp", "intj", "intp", "isfj", "isfp", "istj", "istp"]
   for mbti_type in mbti types:
      text = text.replace(mbti type, ' ')
  text = ' '.join(text.split())
  # 불용어 제거
  stop words = set(stopwords.words('english'))
  text = ' '.join(word for word in text.split() if word not in stop words)
  return text
```

Ⅲ 으로 나뉘어 있는 글 나누기 url 주소 삭제 길이가 1~2인 단어들 삭제 영어가 아닌 문자 공백으로 대체 영어 소문자 변경 특수문자 제거 각 mbti 이름 제거 공백 제거 불용어 제거

나이브베이즈 모델

```
# 텍스트 데이터 수치로 변경
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
cvect = CountVectorizer()
dtm = cvect.fit transform(df["posts"])
DTM array = dtm.toarray()
DTM array.shape # (8675, 97342)
label encoder = LabelEncoder()
target = df['type']
target = label encoder.fit transform(target)
from sklearn.model selection import train test split
x train, x test, y train, y test = train test split(
   DTM array, target, test size=0.3)
print((x train.shape), (y train.shape), (x test.shape), (y test.shape))
# Naive Bayes 분류기
from sklearn.naive bayes import MultinomialNB # nb model
from sklearn.metrics import accuracy score
# 학습 모델 만들기 : 훈련셋 이용
nb = MultinomialNB()
model = nb.fit(X= x_train, y = y_train)
# 학습 model 평가 : 테스트셋 이용
v pred = model.predict(X = x test)
```

훈련셋(70) vs 테스트셋(30)

분류 정확도

분류정확도

acc = accuracy_score(y_true = y_test, y_pred = y_pred) print('분류정확도 :', acc)

분류정확도 : 0.311179408374952

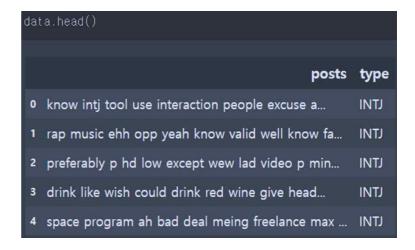
분류정확도가 현저히 낮음

훈련셋, 테스트셋 비율을 바꾸고, 다른 모델들도 테스트 해본 결과 정확도가 비슷함 16개의 카테고리를 분류하는데 있어 데이터셋의 양이 부족하다 생각됨

데이터의 양이 훨씬 많은 데이터셋(posts가 이미 전처리 되어있음)을 활용

캐글 데이터셋 활용 MBTI Personality Types 500 Dataset

```
data.info()
 <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
              106067 non-null object
```



분류 정확도

```
# 텍스트 데이터 수치로 변경
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
cvect = CountVectorizer()
dtm = cvect.fit_transform(df["posts"])
DTM array = dtm.toarray()
DTM_array.shape # (8675, 97342)
label_encoder = LabelEncoder()
target = df['type']
target = label_encoder.fit_transform(target)
# train/test split : 훈련셋(70) vs 테스트셋(30)
from sklearn.model_selection import train_test_split
x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(
   DTM array, target, test size=0.3)
print((x_train.shape), (y_train.shape), (x_test.shape), (y_test.shape))
# Naive Bayes 분류기
from sklearn.naive bayes import MultinomialNB # nb model
from sklearn.metrics import accuracy_score
# 학습 모델 만들기 : 훈련셋 이용
nb = MultinomialNB()
model = nb.fit(X= x train, y = y train)
# 학습 model 평가 : 테스트셋 이용
 pred = model.predict(X = x test)
```

```
# 분류정확도
acc = accuracy_score(y_true = y_test, y_pred = y_pred)
print('분류정확도 :', acc)
```

분류정확도 : 0.7364633418182961

나이브베이즈 모델로 같은방식으로 훈련한 결과 분류정확도가 두배이상 높아짐

mbti 예측 모델

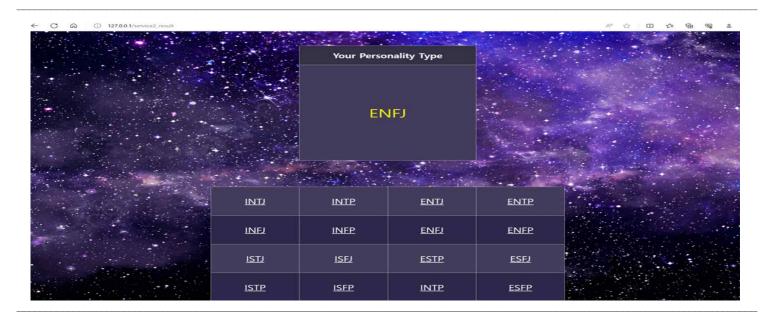
```
def classifier(texts):
    global model, cvect, label_mapping
    DTM test = cvect.transform([texts])
    X test = DTM test.toarray()
    v pred = model.predict(X=X test)
    v pred result = label mapping[v pred[0]]
    return y_pred_result
my posts = """Hi I am 21 years, currently, I am pursuing my graduate degree
in computer science and management (Mba Tech CS ),
It is a 5-year dual degree.... My CGPA to date is 3.8/4.0 .
I have a passion for teaching since childhood.
Math has always been the subject of my interest in school.
Also, my mother has been one of my biggest inspirations for me.
She started her career as a teacher and now has her own education trust
with preschools schools in Rural and Urban areas. During
the period of lockdown, I dwelled in the field of blogging and content creation on Instagram.
to spread Love positivity kindness . r
I hope I am able deliver my best to the platform and my optimistic attitude helps in the arowth that is expected.
Thank you for the opportunity.""
v pred result = classifier(mv posts)
print("MBTI 溫湖:", y_pred_result)
```

MBTI 결과: INTJ

웹플라스크 구현



웹플라스크 구현



THANK YOU