

▼ 의미 유사도 가중

▼ 텍스트 데이터 벡터화

▼ phq-9 단어 벡터로

v L

▼ 최종 점수 계산

모델

▼ Fine_Tuning

▼ 데이터로드 함수

```

13
14
15 test["label_encoded"] = label_encoded
16
17 X_train, X_val, X_gbdt_train, X_gbdt_test, y_train, y_val = train_val_split(
18     X, y, test_size=0.2, random_state=42)
19
20 test["label"] = np.array([test_label[i] for i in range(len(test))])
21 test["train"] = 3.
22 stratify_by_label(label_encoded),
23 random_state=42
24
25 X_gbdt_train, X_gbdt_test, y_gbdt_train, y_gbdt_test = train_val_split(
26     X_gbdt, y_gbdt, test_size=0.2, random_state=42)
27
28 X_gbdt_train, X_gbdt_val, y_gbdt_train, y_gbdt_val = train_val_split(
29     X_gbdt_train, y_gbdt_train, test_size=0.2, random_state=42)
30
31 X_gbdt_gbdt_train, X_gbdt_gbdt_val, y_gbdt_gbdt_train, y_gbdt_gbdt_val = train_val_split(
32     X_gbdt_gbdt, y_gbdt_gbdt, test_size=0.2, random_state=42)
33
34 y_gbdt_gbdt_train, X_gbdt_gbdt_train, y_gbdt_gbdt_val, X_gbdt_gbdt_val = train_val_split(
35     y_gbdt_gbdt, X_gbdt_gbdt, test_size=0.2, random_state=42)
36
37 X_gbdt_gbdt_gbdt_train, X_gbdt_gbdt_gbdt_val, y_gbdt_gbdt_gbdt_train, y_gbdt_gbdt_gbdt_val = train_val_split(
38     X_gbdt_gbdt_gbdt, y_gbdt_gbdt_gbdt, test_size=0.2, random_state=42)
39
40
41 train_dataloader = TestDataset(
42     X_gbdt_gbdt_gbdt_train,
43     y_gbdt_gbdt_gbdt_train,
44     batch_size=batch_size,
45     shuffle=False)
46
47 val_dataloader = TestDataset(
48     X_gbdt_gbdt_gbdt_val,
49     y_gbdt_gbdt_gbdt_val,
50     batch_size=batch_size,
51     shuffle=False)
52
53 test_dataloader = TestDataset(
54     X_gbdt_gbdt_gbdt_val,
55     y_gbdt_gbdt_gbdt_val,
56     batch_size=batch_size,
57     shuffle=False)
58
59 test_dataloader.dataset.dataset.basis_type=basis_type, shuffle=True)
60 test_dataloader.dataset.dataset.basis_type=basis_type, shuffle=False)
61
62 print(f"\n{len(X_gbdt_gbdt_gbdt_train)} training samples | {len(X_gbdt_gbdt_gbdt_val)} validation samples | {len(X_gbdt_gbdt_gbdt_val)} testing samples")
63
64 return train_dataloader, val_dataloader, test_dataloader, label_count

```

▼ 모델 함수

```
1 from transformers import AutoModel,AutoConfig  
2 import torch.onnx as onnx  
3 from tqdm import tqdm  
4  
5 epochs=1  
6
```

```

2 def fit_history(trainer, loader, model, criterion, optimizer, devicename, epochnum):
3     history = {'Epoch': [], 'Loss': []}
4
5     for i in range(epochnum):
6         model.train()
7
8         x, y = next(loader)
9         x = x.to(devicename)
10        y = y.to(devicename)
11
12        x.requires_grad_(True)
13        y.requires_grad_(False)
14
15        optimizer.zero_grad()
16
17        output = model(x)
18        loss = criterion(output, y)
19
20        loss.backward()
21
22        optimizer.step()
23
24        total_loss = loss.item()
25
26        history['Loss'].append(total_loss / len(train_loader))
27
28    return history
29
30
31 if __name__ == '__main__':
32     print('Total loss: ', total_loss / len(train_loader))
33
34     return history

```

▼ 모델평가 함수

```
1 from sklearn.metrics import  
2     accuracy_score,  
3     f1_score,  
4     precision_score,  
5     recall_score,  
6     classification_report,  
7     confusion_matrix  
8 )  
9 import numpy as np  
10
```

```

3 def fine_tuning_max(lt_indexer, model, depression_classes, devicename, label_name=None):
4     model = Model()
5     model.load_weights(lt_indexer)
6     al_labels = []
7     with torch.no_grad():
8         for i in range(len(model)):
9             x = torch.zeros(1, 224, 224, 3)
10            y = lt_indexer[i].label
11            pred = attention_max(model, device=i, devicename=devicename)
12            al_labels.append(y)
13            print(f'pred: {pred}, target: {y}, device: {i}, devicename: {devicename}')
14            if pred != y:
15                print(f'pred: {pred}, attention_max(), devicename: {devicename} 예상')
16                print(f'pred: {pred}, target: {y}, devicename: {devicename} 실제')
17
18    al_labels = np.array(al_labels)
19
20    # accuracy = accuracy_mean(al_labels, al_labels)
21    # f1_score = f1_score_mean(al_labels, al_labels, average='macro')
22    # cm = confusion_matrix(al_labels, al_labels, average='weighted')
23    # precision = precision_mean(al_labels, al_labels, average='macro')
24    # recall = recall_mean(al_labels, al_labels, average='macro')
25    # f1 = f1_score_mean(al_labels, al_labels, average='macro')
26
27    print(f'\n# Accuracy: {accuracy_mean(al_labels, al_labels)}')
28    print(f'\n# F1 Score: {f1_score_mean(al_labels, al_labels, average="macro")}')
29    print(f'\n# Confusion Matrix: {cm}')
30    print(f'\n# Precision: {precision_mean(al_labels, al_labels)}')
31    print(f'\n# Recall: {recall_mean(al_labels, al_labels)}')
32
33    # 3. 사용 신경 네트워크 분석
34    # =====
35
36    print(f'\n# 3. 사용 신경 네트워크 분석')
37    # =====
38
39
40    print(f'\n# 3.1. 신경망 구조 분석')
41    print(f'\n# =====')
42
43    # 신경망 구조 분석
44    # =====
45    al_labels_np = np.array(al_labels)
46    al_labels_np = re_arraial(al_labels_np)
47
48    y_true_binary = re_init(al_labels_np, depression_classes).astype('int')
49    y_pred_binary = re_init(al_labels_np, depression_classes).astype('int')
50
51    # Prediction = 1
52    true_positives = np.sum(np.multiply(y_true_binary, y_pred_binary))
53    recall = true_positives / np.sum(y_true_binary, axis=0)
54    true_positives = true_positives - np.sum(y_true_binary == 1)
55    f1 = 1 / (1 + np.sum(np.multiply(y_true_binary, y_pred_binary)))
56
57    # Prediction = 0
58
59    # False Positive = 1 - Recall
60    false_negatives = np.sum(np.multiply(y_true_binary, y_pred_binary) == 0)
61    true_positives = np.sum(y_true_binary == 1) & (y_pred_binary == 1)
62    true_positives = true_positives - np.sum(y_true_binary == 1)
63    total_recall = np.sum(y_true_binary) - 1
64
65    # False Negative = 1 - Precision
66
67    false_positives = np.sum(np.multiply(y_true_binary, y_pred_binary) == 1) & (y_true_binary == 0)
68    true_positives = np.sum(y_true_binary == 0) & (y_pred_binary == 1)
69    true_positives = true_positives - np.sum(y_true_binary == 0)
70    total_precision = np.sum(y_true_binary) - 1
71
72    # F1 Score = 2 * Precision * Recall / (Precision + Recall)
73
74    print(f'\n# False Positive: {false_positives} / ({total_recall})')
75    print(f'\n# True Positive: {true_positives} / ({total_recall})')
76    print(f'\n# False Negative: {false_negatives} / ({total_recall})')
77    print(f'\n# True Positive: {true_positives} / ({total_precision})')
78
79    # # Classification Report
80
81    # if depression_label == '#':
82    #     depression_label = '#'
83    # else:
84    #     depression_label = depression_label[0]
85
86    # print(f'\n# Classification Report')
87    # print(classification_report(al_labels, al_labels_np, labels=[depression_label]))
88
89    print(f'\n# Classification Report')
90
91    return {
92        'accuracy': accuracy,
93        'f1_score': f1,
94        'precision': precision,
95        'recall': recall,
96        'true_positives': true_positives,
97        'false_positives': false_positives,
98        'true_positives': true_positives,
99        'false_negatives': false_negatives,
100       'total_recall': total_recall,
101       'total_precision': total_precision,
102       'f1': f1
103    }

```

▼ 두개 선별 데이터

- six_label_all_text + finetuning
- four_label_all_text + finetuning
- six_label_all_text_phq9 + finetuning
- four_label_all_text_phq9 + finetuning

- ✓ four_label_all_text_phq

	text	질문 번호	설명한 키워드
0	영어로 대화를 나누는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	영업 및 진
1	영어로 대화를 하는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	영업 및 진
2	영어로 대화를 하는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	영업 및 진
3	영어로 대화를 하는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	영업 및 진
4	영어로 대화를 하는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	영업 및 진
..			
10577	영어나 다른 국제通行어인 간접언어로 대화를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	기획전제
10578	영어로 대화를 하는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	영업 및 진
10579	영어로 대화를 하는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	기획전제
10580	영어로 대화를 하는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	기획전제
10581	영어로 대화를 하는 행위를 하는데, 예전에는 영어로 대화하는 행위를 ...	영어 전문	기획전제

False Negatives: 285건 / 963건
True Positive: 678건 / 963건

six_label_all_text_phq9

	언어	설명	설정	설정값	설정 유형
0	한국어	설정 유형	보통	보통	보통

1. 특히 대안적인 그룹들은 나는 잘 몰라 내 조종방법에 민감한 거기우를 끌어들여...
2. 내가 어떤 조건을 제시해도 무언가 만족해하는 식으로 잘 살피는...
3. 노는
작은 및 천천히 0.625560
작은 및 빠르게 0.626699

3. 단계별로 나눠 미리작성한 난이도별 퀴즈를 활용해 학습 내용을 청취하고, 질문에 대한 답변을 통해 학습 내용을 이해하는 단계입니다.

한국인터넷진흥원(KAIST)은 정보통신기술(ICT) 분야에서 혁신적인 연구와 서비스를 제공하는 국가 기관입니다. KAIST는 과학기술부 산하의 국립 연구기관으로, 1996년 설립되었습니다. KAIST는 세계적인 수준의 연구 성과와 혁신적인 기술을 통해 국가 경쟁력 강화와 산업 발전에 기여하고자 노력하고 있습니다.

16777 엠알씨 학생문화단 학생하고 있는 학생들 대상으로 지정되는 대로 본인 유익...
16778 모임으로서는 성장으로 한 걸음 더 나아가고자 하는 목표로 모임을 운영하는...
16779 모임으로서는 성장으로 한 걸음 더 나아가고자 하는 목표로 모임을 운영하는...

10579 진구군 세종면, 나루 송정리 진구군 나루 블록 위의 부동산에 위치 하는 것임...
부모님과 함께 나루에서 살고자 하시는 분들께 추천합니다. 나루 나루 정기계 블로그
10580 부모님과 함께 나루에서 살고자 하시는 분들께 추천합니다. 나루 나루 정기계 블로그
10581 부모님과 함께 나루에서 살고자 하시는 분들께 추천합니다. 나루 나루 정기계 블로그

1658 부모님은 나에게 관심도 없어. 내가 무슨 말을 하든 다 짓색이라는 것 같아서 배울 ..
1660 불안 기록판계 0.567160
1662 max. 4 columns


```

10 # [0.01% 99.99%] Y 속도 최대화 시 성과를 잘 모르게 됨
11 # 평균값에서 0.05 뺀 차이로만 1.0 까지는 평균값으로 표기 모여줌
12 ax[1].set_yticks([0.05, 0.1, 0.15, 0.2, 0.25, 0.3, 0.35, 0.4, 0.45, 0.5])
13 ax[1].set_yticks([0.5, 0.55, 0.6, 0.65, 0.7, 0.75, 0.8, 0.85, 0.9, 0.95, 1.0], minor=True)
14 ax[1].set_yticks([0.05, 0.1, 0.15, 0.2, 0.25, 0.3, 0.35, 0.4, 0.45, 0.5, 0.55, 0.6, 0.65, 0.7, 0.75, 0.8, 0.85, 0.9, 0.95, 1.0], minor=True)
15 ax[1].set_yticks([0.05, 0.1, 0.15, 0.2, 0.25, 0.3, 0.35, 0.4, 0.45, 0.5, 0.55, 0.6, 0.65, 0.7, 0.75, 0.8, 0.85, 0.9, 0.95, 1.0], minor=True)
16 ax[1].set_yticks([0.05, 0.1, 0.15, 0.2, 0.25, 0.3, 0.35, 0.4, 0.45, 0.5, 0.55, 0.6, 0.65, 0.7, 0.75, 0.8, 0.85, 0.9, 0.95, 1.0], minor=True)
17 ax[1].set_yticks([0.05, 0.1, 0.15, 0.2, 0.25, 0.3, 0.35, 0.4, 0.45, 0.5, 0.55, 0.6, 0.65, 0.7, 0.75, 0.8, 0.85, 0.9, 0.95, 1.0], minor=True)
18 ax[1].set_yticks([0.05, 0.1, 0.15, 0.2, 0.25, 0.3, 0.35, 0.4, 0.45, 0.5, 0.55, 0.6, 0.65, 0.7, 0.75, 0.8, 0.85, 0.9, 0.95, 1.0], minor=True)
19 for container in ax[1].containers:
20     # container[0]은 맨 위에 있는 박스입니다.
21     # 히스토그램처럼 2~3개 박스가 있을 때는 1, 2, 3 등으로 표기됩니다.
22     # container[1]은 박스의 높이입니다.
23     # container[2]은 박스의 색상입니다.
24     # container[3]은 박스의 위치입니다.
25     # container[4]은 박스의 폭입니다.
26     print(container[1])
27
28 print('right_label()가 0이 됐습니다.')
29
30 plt.show()

```



1. 코드를 시작하거나 시도 코드를 [클릭](#)하세요.
1. 코드를 시작하거나 시도 코드를 [클릭](#)하세요.
1. 코드를 시작하거나 시도 코드를 [클릭](#)하세요.