



# Summary

## 1. 사용한 데이터 셋

- AI hub의 요약문 및 레포트 생성 데이터에 있는 데이터 셋을 다운로드 받아와 사용함
- [https://www.aihub.or.kr/aihubdata/data/view.do\\_currMenu=115&topMenu=100&aihubDataSe=realm&dataSetSn=582](https://www.aihub.or.kr/aihubdata/data/view.do_currMenu=115&topMenu=100&aihubDataSe=realm&dataSetSn=582)
- 데이터 구축 규모

데이터 종류	원문 규모	어노테이션 규모	결과 규모		비고
			추출요약	생성요약	
뉴스기사	27,000	59,400	14,850	29,700	2~3문장 추출
			14,850		20% 추출
보도자료	20,000	44,000	11,000	22,000	2~3문장 추출
			11,000		20% 추출
역사_문화재	10,000	22,000	5,500	11,000	2~3문장 추출
			5,500		20% 추출
보고서	10,000	22,000	5,500	11,000	2~3문장 추출
			5,500		20% 추출
회의록	34,000	74,800	18,700	37,400	2~3문장 추출
			18,700		20% 추출
사설	10,000	22,000	5,500	11,000	2~3문장 추출
			5,500		20% 추출
간행물	10,000	22,000	5,500	11,000	2~3문장 추출
			5,500		20% 추출
연설문	40,000	88,000	22,000	44,000	2~3문장 추출
			22,000		20% 추출
문학	12,000	26,400	6,600	13,200	2~3문장 추출
			6,600		20% 추출
나레이션	10,000	22,742	5,640	11,371	2~3문장 추출
			5,731		20% 추출
총계	183,000	403,342	201,671	201,671	

※생성요약은 1문장 요약으로 100글자 이하로 구축

- 학습데이터 정보

데이터 종류	학습용(Training)	검증용(Validation)	테스트용(Test)	합계
뉴스	21,600	2,700	2,700	27,000
보도자료	16,000	2,000	2,002	20,002
역사기록물	8,000	1,000	1,002	10,002
& 문화재				
보고서	8,000	1,000	1,000	10,000
회의록	27,200	3,400	3,400	34,000
사설	8,000	1,000	1,000	10,000
간행물	8,000	1,000	1,000	10,000
연설물	32,000	4,000	4,000	40,000
문학	9,600	1,200	1,200	12,000
나레이션	8,371	1,000	1,000	10,371
합계	146,771	18,300	18,304	183,375

## 2. 데이터 량

- AI-HUB 요약문 및 레포트 생성 데이터 활용 : 한국어 원문 문서 범주 10개

typeld	데이터 종류	doc_type
0	뉴스	news_r
1	보도자료	briefing
2	역사기록물&문화재	his_cul
3	보고서	paper
4	회의록	minute
5	사설	edit
6	간행물	public
7	<u>연설물</u>	speech
8	문학	literature
9	나레이션	narration

- 균등 데이터 셋으로 구성

- train data set : 각 분야별 문서 4000개 \* 범주 10개 (총 40000개)
- valid data set : 각 분야별 문서 500개 \* 범주 10개 (총 5000개)

```
▼ root: [] 5000 items
  ▼ 0:
    doc_id: "REPORT-news_r-00003"
    doc_type: "news_r"
    doc_name: "[마음 읽기] 새해의 첫 마음"
    passage: "새해가 밝았다. 또 다른 한 해가 시작되었다. 눈이 내린 하얀 설원이 앞에 펼쳐져 있는 느낌이다. 시간이라는 미지의 설원을 걸어가면 발자국이 남을 것이다. 그 발자국은 나의 족적이 되는 동시에 다른 이들에게는 하나의 이정표가 될 것이다. 그러므로 새로운 시간에 새로운 길을 가는 일은 설레는 일이면서도 조금은 두려운 일이기도 하다. 그러나 새로운 시작의 때에는 새로운 의욕이 필요하다. 너무 지나치지도 않고 너무 부족하지도 않은 높이의 의욕이 필요하다. 새해가 시작되는 이때에는 우리의 생각이 끝나무 가지에 노란 꽃이 매달려있듯이 그 신선한 높이에 있었으면 좋겠다. 끝나무 가지에 매달린 꽃들은 모두 다 높이가 다르다. 그러나 양바닥에 떨어져 있지는 않다. 저마다 높이를 갖고 저마다 빛을 받으면서 노랗게 익어 가면서 달콤함을 가득 채운다. 우리가 바라는 여럿의 일들도 끝나무에 꽃 매달려있듯이 했으면 한다. 낮은 단계의 계획도 있고, 높은 수준의 계획도 있지만 어느 것 하나 떨어지지 않고 매달려서, 가끔은 흔들리겠지만, 끝의 일이 끊어지듯 계획한 일에 성취가 채워졌으면 한다. 어떤 의욕도 땅에 떨어지지 않은 채로, 어떤 전망도 포기하지 않은 채로. "새해엔 서두르지 않게 하소서. / 가장 맑은 눈동자로/ 당신 가슴에서 물을 길게 하소서. / 기도하는 나무가 되어/ 새로운 몸짓의 새가 되어/ 높이 비상하며/ 영원을 노래하는 악기가 되게 하소서. / 새해엔, 아아/ 가장 고독한 길을 가게 하소서. / 당신이 별 사이로 흐르는/ 해성으로 찬란히 뜨는 시간/ 나는 그 하늘 아래/ 아름다운 글을 쓰며/ 당신에게 바치는 시집을 준비하는/ 나날이게 하소서." 새해가 오면 다시금 읽게 되는 이성선 시인의 시 '새해의 기도'이다. 시인으로서 새해에 바라는 일을 쓴 것이지만, 모든 사람들이 이 시에 것처럼 조바심으로 너무 서두르는 일 없이, 맑은 시야로, 가슴 깊은 곳에서 사향을 길어 올리고, 조용하게 내면을 응시하면서, 비상도 꿈꾸며, 영원에 대해 생각하는 너른 안목으로 살았으면 좋겠다. 특히 우리들에게 사랑은 살아 우리들의 활관을 흘렸으면 좋겠다. 새해 해맞이를 하러 많은 사람들이 바닷가로 가고, 또 높은 산봉우리에 오른다. 거기서 우리는 일출의 장관을 만난다. 바다를 건너 산등성이를 넘어 오는 빛을 본다. 빛을 바라볼 적에, 해변과 골짜기와 들밭과 마을에 쏟아지는 그 빛을 바라볼 적에 빛의 환함을 우리의 마음에도 들었으면 좋겠다."
    type_id: 0
  ▶ 1:
    test.json
```

- 균형 데이터 사용함으로 불균형 데이터 학습보다 성능이 좋아짐
- 학습에 사용되는 항목은 'passage' 와 'doc\_type' 레이블

### 3. 학습 모델

- ratsnlp nlpbook에 소개된 beomi/kcbert-base 모델 선정.
- BertConfig

[https://ratsgo.github.io/nlpbook/docs/language\\_model/tutorial/#그림1-pretrained\\_model\\_config](https://ratsgo.github.io/nlpbook/docs/language_model/tutorial/#그림1-pretrained_model_config)

```
BertConfig {
  "_name_or_path": "beomi/kcbert-base",
  "architectures": [
    "BertForMaskedLM"
  ],
  "attention_probs_dropout_prob": 0.1,
  "directionality": "bidi",
  "gradient_checkpointing": false,
  "hidden_act": "gelu",
  "hidden_dropout_prob": 0.1,
  "hidden_size": 768,
  "initializer_range": 0.02,
  "intermediate_size": 3072,
  "layer_norm_eps": 1e-12,
  "max_position_embeddings": 300,
```

```

    "model_type": "bert",
    "num_attention_heads": 12,
    "num_hidden_layers": 12,
    "pad_token_id": 0,
    "pooler_fc_size": 768,
    "pooler_num_attention_heads": 12,
    "pooler_num_fc_layers": 3,
    "pooler_size_per_head": 128,
    "pooler_type": "first_token_transform",
    "position_embedding_type": "absolute",
    "transformers_version": "4.2.2",
    "type_vocab_size": 2,
    "use_cache": true,
    "vocab_size": 30000
}

```

#### 4. 학습 환경 설정 (args 설정)

- batch size : 512
  - 에폭 수와 학습량에 따른 조절 수치임
  - 모델과 GPU 환경의 최대 가용 배치 사이즈 수치는 512
- learning rate : 5e-5
- max\_seq\_length : 256
  - 데이터를 보고 토큰 수 처리 기준은  $1024 = 2^{10}$ 으로 하려함.
  - AI hub에서 가져온 데이터의 글자 수가 대충 700~1000자 사이임
  - 하나의 텐서가 가용할 수 있는 수치 : 300 미만
  - 따라서, 256으로 설정하였음.
- epochs : 79
  - $\text{epochs} = \text{train data} / \text{batch\_size} = 40000 / 512 \approx 79$

#### 5. 프로젝트 코드 트리 구조

ratsnlp 실습 코드를 수정해서 활용. [[link](#)]

data , train/valid/test, model

```

task12 /
├── documents
│   └── ###.txt (추론에 활용)

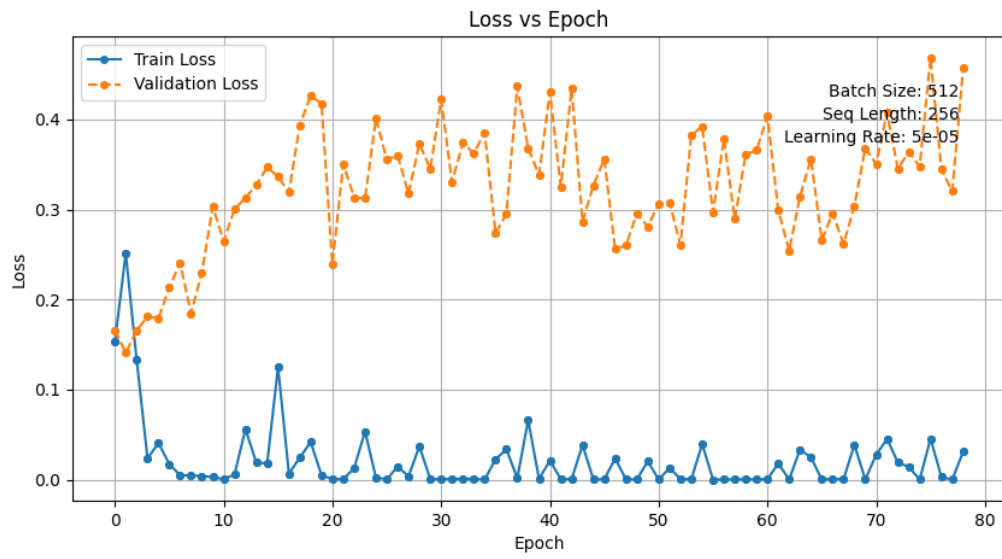
```

```

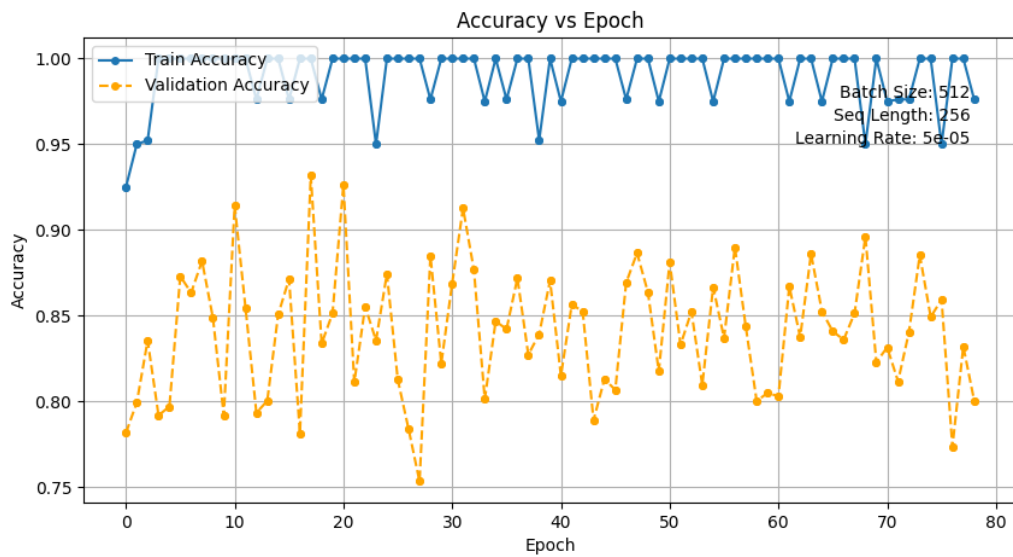
├─ plots
│  └─ test02_loss_batch512_seq256_epoch8_lr5e-05 (Loss 그래프)
│  └─ test02_acc_batch512_seq256_epoch8_lr5e-05 (acc그래프)
├─ report
│  └─ train.json
│  └─ test.json
│  └─ cached_train_BertTokenizer_256_report_document-classification
├─ model
│  └─ epoch=-val_loss=###.ckpt
│  └─ lightning_logs
├─ train_result_csv
│  └─ loss_acc_info_batch512_seq256_epoch10_lr3e-05_test05 (Loss-acc 정보 담긴 csv
파일)
├─ src/
│  └─ 📦 ratsnlp
│  └─ └─ LICENSE
│  └─ └─ README.md
│  └─ └─ apply.sh
│  └─ └─ dist.sh
│  └─ └─ ratsnlp
│  └─ └─ └─ __init__.py
│  └─ └─ └─ nlpbook
│  └─ └─ └─ └─ __init__.py
│  └─ └─ └─ └─ classification
│  └─ └─ └─ └─ └─ __init__.py
│  └─ └─ └─ └─ └─ arguments.py
│  └─ └─ └─ └─ └─ corpus.py
│  └─ └─ └─ └─ └─ deploy.py
│  └─ └─ └─ └─ └─ index.html
│  └─ └─ └─ └─ └─ task.py
│  └─ └─ └─ data_frame2.py ### 학습 데이터 수집/전처리
│  └─ └─ └─ data_utils.py
│  └─ └─ └─ generation
│  └─ └─ └─ metrics.py
│  └─ └─ └─ ner
│  └─ └─ └─ paircls
│  └─ └─ └─ qa
│  └─ └─ └─ trainer.py (get_trainer, Trainer, ModelCheckpoint)
│  └─ └─ └─ utils.py
│  └─ └─ requirements.txt
│  └─ └─ setup.py
└─

```

## 6. 학습 결과 및 성능



Loss 그래프



Accuracy 그래프

loss\_acc\_info\_batch512\_seq256\_epoch79\_lr5e-05\_test07.csv

	Batch Size	Max Seq Length	Epochs	Learning Rate
1	512	256	79	5e-05
2	Epoch	Train Loss	Train Accuracy	Validation Loss, Validat...
3	0	0.15314006805419922	0.925000011920929	0.1659211218357086...
4	0	0.15314006805419922	0.925000011920929	0.1659211218357086...
5	1	0.25144848227500916	0.949999988079071	0.1409371942281723,...
6	1	0.25144848227500916	0.949999988079071	0.1409371942281723,...
7	2	0.1332518756389618	0.9523809552192688	0.1654251217842102,...
8	2	0.1332518756389618	0.9523809552192688	0.1654251217842102,...
9	3	0.023548580706119537	1.0	0.1814982891082763...
10	3	0.023548580706119537	1.0	0.1814982891082763...

156	76	0.0029196147806942...	1.0	0.3445680737495422...
157	77	7.699000707361847e-...	1.0	0.3202364146709442,...
158	77	7.699000707361847e-...	1.0	0.3202364146709442,...
159	78	0.031169572845101357	0.976190447807312	0.456879585981369,0...
160	78	0.031169572845101357	0.976190447807312	0.456879585981369,0...

## ▼ 문서 추론 결과 (실제값, 추론값) 추론이 맞았을 경우

- 0~9까지 문서 범주별로 확률적으로 통계를 내어서 결과를 보여줌

## ▼ 예시1: 뉴스 (인터넷에서 크롤링).

Content of the file:  
국책연구기관인 한국개발연구원(KDI)은 최근 우리나라 경제가 서비스업과 제조업을 중심으로 경기 부진이 점진적으로 완화되고 있지만, 글로벌  
하방 위험은 여전히 있다고 진단했다.

KDI가 7일 발표한 '경제동향 8월호'를 통해 "6월 전(全)산업생산은 전월(-1.1%)보다 높은 1.1%의 증가율을 기록했다"며, 이같이 밝혔다.

제조업은 평균가동률(72.8%→71.9%)이 다소 낮은 수준에 머물러 있으나, 재고율(122.7%→111.4%)이 대폭 하락하면서 부진 완화를 시사하고 있다  
는 것이 KDI의 분석이다. 특히, 반도체 생산은 4월 마이너스(-) 21.6%에서 5월 -18.7%, 6월 -15.9%를 기록했다.

KDI는 "반도체의 생산 감소폭이 축소되는 가운데, 출하와 재고 지표들이 개선되고 수출물량이 크게 증가했다"라며, 경기 부진의 주요인인 반도  
체 지표가 증가하면서 경기의 부진 완화를 시사하고 있다"라고 내다봤다.

◆-(사진=KDI)

서비스업생산도 완만한 증가세를 지속하고 있다. KDI에 따르면, 서비스업생산은 전월(1.9%)보다 증가폭이 확대된 3.5%로, 서비스소비가 완만한  
증가세를 유지하고 있다.

6월 수출의 경우, 전월(-6.0%)보다 낮은 -16.5%의 증가율을 기록했다. 자동차(58.3%→15.0%)의 증가폭이 축소된 가운데, 반도체(-33.6%)와 석  
유제품(-42.3%)은 수출가격 하락으로 감소세가 지속되고 있다. 조업일수 변동과 기저효과 등 일시적 요인들이 일부 품목에 영향을 미쳤지만, 반  
도체 지표가 증가하면서 제조업 부진이 완화되고 있다는 것이 KDI의 설명이다.

상품소비를 반영하는 6월 소매판매도, 내구재를 중심으로 전월(-0.6%)보다 높은 1.4%의 증가율을 기록했다. KDI는 개별소비세 인하 종료에 대  
비한 수입차 구매 증가로 내구재(1.9%→8.2%) 증가세가 확대된 영향으로 풀이했다. 전월 대비로도 1.0% 증가해 부진이 완화되는 분위기다.

7월 소비자심리지수는 지난달 100.7(기준치 100)을 기록한 데 이어, 이번 달도 103.2로 기준치를 상회하며 상승 흐름을 지속하고 있다. KDI는  
"소비자심리지수가 상승세를 지속하는 가운데, 승용차 소매판매가 크게 증가하는 등 소비 부진이 일부 완화되고 있다"라고 진단했다.

6월 설비투자는 -0.6%의 증가율을 기록했다. 설비투자 관련 선행지수도 전월과 동일한 수준으로 부진한 상황이다. 한국은행에 따르면, 8월 설비  
투자 기업경기실사지수(BSI) 전망(99)은 전월과 동일하게 낮은 수준을 유지하고 있다. 또, 운송장비를 중심으로 감소폭(-4.5%→-0.6%)이 일시  
적으로 축소됐고, 선행지표의 부진으로 설비투자 수요가 제한적인 상황이다.

한편, KDI는 글로벌 경기 하방 위험을 경계해야 한다고 재언했다.

KDI는 "원자재 가격 상승과 중국의 경기회복 지연 등 글로벌 경기 하방 위험이 높게 유지된다"라며, "최근 유가가 상승한 가운데 러시아-우크라  
이나 전쟁 등의 지정학적 요인과 기상여건 악화로 곡물가격 급등에 대한 우려가 증대되고 있다"라고 전했다.

또, "2023년 세계 경제성장을 전망이 소폭 상향 조정했으나, 인플레이션과 그에 따른 통화긴축, 중국의 경기회복 지연 등 경기 하방 위험은 여  
전히 높은 상황"이라고 진단했다.

## └─뉴스 원문.

```
{'prediction': '뉴스', 'probs': {'뉴스': 0.976, '보도자료': 0.0127, '역사기록물': 0.0005, '보고서': 0.0029, '회의록': 0.001,
'사설': 0.002, '간행물': 0.0019, '연설문': 0.0022, '문학': 0.0003, '나레이션': 0.0004}}
```

## └─추론 결과 : '뉴스' 0.976의 확률로 추론.

## ▼ 예시2: 연설문 (인터넷에서 크롤링).

Content of the file:

한국은행 임직원 여러분!

오늘은 한국은행이 창립된 지 73주년이 되는 뜻깊은날입니다. 그동안 한국은행과 우리 경제의 발전을 위해 헌신해주신 선배님들께 깊은 감사의 마음을 전합니다. 국가경제를위해 항상 애써 주시는 금융위원님과 정책, 관리, 현업등각자의 맡은 업무를 성실히 수행하고 있는 임직원 여러분,

그리고 뒤에서 늘 우리 직원들을 성원해 주고 계시는가족여러분들께도 감사의 말씀을 드립니다.

창립기념일은 매년 중요한 의미를 지니지만, 올해는새단장을 마친 보금자리로 6년 만에 돌아온 해이기에더욱의미있게 다가옵니다. 2주 전 바로 이 건물에서 BOK 국제컨퍼런스를 개최하였습니다. 새 건물에서 개최하여 비용을절감할 수 있어 좋았지만, 그보다도 많은 외반들이 국제적으로 손색이 없는 공간이라고 축하해 주어 매우 기쁠습니다. 이뿐만이 아닙니다. 공간이 의식을 지배한다는 말처럼우리 직원들은 이제 사무실뿐만 아니라 중앙로비, 2출라운지, 4층 휴게공간, 도서관에 이르기까지 다양한 소통공간 안에서 자유롭고도 창의적인 만남을 가질 수 있게되었습니다. 공사기간 동안 솔한 어려움 속에서도 묵묵히자신의 소임을 다해주신 별관건축본부, 재산관리실 등 관련부서 직원을 비롯한 모든 분들께 다시 한번 치하의 말씀을드립니다. 특히 새 건물에 와 보니 보안, 시설관리 등의업무가 많이 늘어났습니다. 해당 업무를 담당하고 계신 청경, 서무 직원분들께 감사드립니다.

총재로 취임하여 1년을 보내고 난 후 맞이하는 창립기념일인 만큼, 지난 한 해를 되돌아보게 됩니다. 급박한경제상황 속에서 여러분과 함께 해결책을 찾아 힘없이 움직였던 한 해였습니다. 주요국 물가가 빠르게 상승하는 가운데우리나라도 소비자물가 상승률이 작년 7월 6.3%까지높아졌습니다. 이에 한국은행은 기준금리를 3.5%까지 인상하는등 발빠르게 대응하였고, 다행스럽게 물가오름세는 지난달3.3%까지 낮아졌습니다. 다만 기초적 물가흐름을 나타내는근원인플레이션은 아직 더디게 둔화되고 있어 안심하기에는 이른 상황입니다. 따라서 앞으로도 인플레이션 둔화속도를 면밀히 점검하는 가운데 성장의 하방위험과 금융안정측면의 리스크, 그리고 미 연준 등 주요국의 통화정책변화도 함께 고려하면서 정책을 더욱 정교하게 운용해나가야겠습니다.

## 연설문 원문.

```
{'prediction': '연설문', 'probs': {'뉴스': 0.0004, '보도자료': 0.0409, '역사기록물': 0.0003, '보고서': 0.0014, '회의록': 0.0001, '사설': 0.0005, '간행물': 0.0013, '연설문': 0.9541, '문학': 0.0004, '나레이션': 0.0006}}
```

추론 결과: '연설문' 0.9541의 확률로 추론.

### 1. briefing(보도자료)

```
{'prediction': '연설문', 'probs': {'뉴스': 0.0205, '보도자료': 0.3573, '역사기록물': 0.0079, '보고서': 0.0063, '회의록': 0.0016, '사설': 0.0019, '간행물': 0.0048, '연설문': 0.5981, '문학': 0.001, '나레이션': 0.0006}}
```

### 2. edit(사설)

```
{'prediction': '뉴스', 'probs': {'뉴스': 0.959, '보도자료': 0.001, '역사기록물': 0.0004, '보고서': 0.0135, '회의록': 0.0015, '사설': 0.0071, '간행물': 0.0162, '연설문': 0.0006, '문학': 0.0005, '나레이션': 0.0003}}
```

### 3. history(역사 기록물)

```
{'prediction': '역사기록물', 'probs': {'뉴스': 0.0174, '보도자료': 0.0566, '역사기록물': 0.6604, '보고서': 0.1267, '회의록': 0.0029, '사설': 0.0062, '간행물': 0.1183, '연설문': 0.0028, '문학': 0.0023, '나레이션': 0.0064}}
```

### 4. koreabank(연설문)

```
{'prediction': '연설문', 'probs': {'뉴스': 0.0003, '보도자료': 0.0115, '역사기록물': 0.0002, '보고서': 0.0007, '회의록': 0.0001, '사설': 0.0002, '간행물': 0.0013, '연설문': 0.985, '문학': 0.0004, '나레이션': 0.0002}}
```

### 5. meeting(회의록)

```
{'prediction': '보도자료', 'probs': {'뉴스': 0.0014, '보도자료': 0.9946, '역사기록물': 0.001, '보고서': 0.0004, '회의록': 0.0003, '사설': 0.0001, '간행물': 0.0012, '연설문': 0.0005, '문학': 0.0003, '나레이션': 0.0002}}
```

### 6. meeting2(회의록)

```
{'prediction': '연설문', 'probs': {'뉴스': 0.0099, '보도자료': 0.0567, '역사기록물':
```



0.0011, '보고서': 0.0691, '**회의록**': **0.0031**, '사설': 0.0182, '간행물': 0.214, '**연설문**': **0.6171**, '문학': 0.0076, '나레이션': 0.0031}}

7. meeting3(보고서) - 있던 데이터 원본 txt

{'prediction': '보고서', 'probs': {'뉴스': 0.0013, '보도자료': 0.0024, '역사기록물': 0.0261, '**보고서**': **0.6062**, '회의록': 0.0074, '사설': 0.0183, '간행물': 0.0215, '연설문': 0.0495, '문학': 0.0049, '나레이션': 0.2624}}

8. minute1(회의록) - 있던 데이터 원본 txt

{'prediction': '회의록', 'probs': {'뉴스': 0.0001, '보도자료': 0.0001, '역사기록물': 0.0002, '보고서': 0.0002, '**회의록**': **0.9988**, '사설': 0.0001, '간행물': 0.0001, '연설문': 0.0001, '문학': 0.0002, '나레이션': 0.0001}}

9. news(뉴스)

{'prediction': '뉴스', 'probs': {'**뉴스**': **0.9841**, '보도자료': 0.0004, '역사기록물': 0.0002, '보고서': 0.0104, '회의록': 0.0003, '사설': 0.0031, '간행물': 0.0005, '연설문': 0.0002, '문학': 0.0002, '나레이션': 0.0004}}

10. news2(사설) - 있던 데이터 원본 txt

{'prediction': '간행물', 'probs': {'뉴스': 0.0036, '보도자료': 0.0005, '역사기록물': 0.0102, '보고서': 0.1301, '회의록': 0.0019, '**사설**': **0.2032**, '**간행물**': **0.6316**, '연설문': 0.0004, '문학': 0.0134, '나레이션': 0.0052}}

11. test05(사설) - 있던 데이터 원본 txt

{'prediction': '보고서', 'probs': {'뉴스': 0.0136, '보도자료': 0.0008, '역사기록물': 0.0023, '**보고서**': **0.8138**, '회의록': 0.0009, '**사설**': **0.0934**, '간행물': 0.0718, '연설문': 0.0011, '문학': 0.0005, '나레이션': 0.0018}}

12. ti(문학작품)

{'prediction': '보고서', 'probs': {'뉴스': 0.0061, '보도자료': 0.001, '역사기록물': 0.0016, '**보고서**': **0.5984**, '회의록': 0.001, '사설': 0.0875, '간행물': 0.0464, '연설문': 0.0013, '**문학**': **0.2553**, '나레이션': 0.0014}}

13. untitled(뉴스)

{'prediction': '뉴스', 'probs': {'**뉴스**': **0.9105**, '보도자료': 0.0033, '역사기록물': 0.0007, '보고서': 0.0578, '회의록': 0.0006, '사설': 0.0125, '간행물': 0.0104, '연설문': 0.0036, '문학': 0.0003, '나레이션': 0.0003}}