

세종대 캡스톤 디자인 2조- 16s

CTA(Celeb's Tweet Analysis)

희소행렬 처리를 통한 연산속도 증가



01.

목차

1.문제인식

- 개발 동기
- 개발 목적

3. 향후 일정

- 팀원 역할
- 개발 일정

2.문제해결

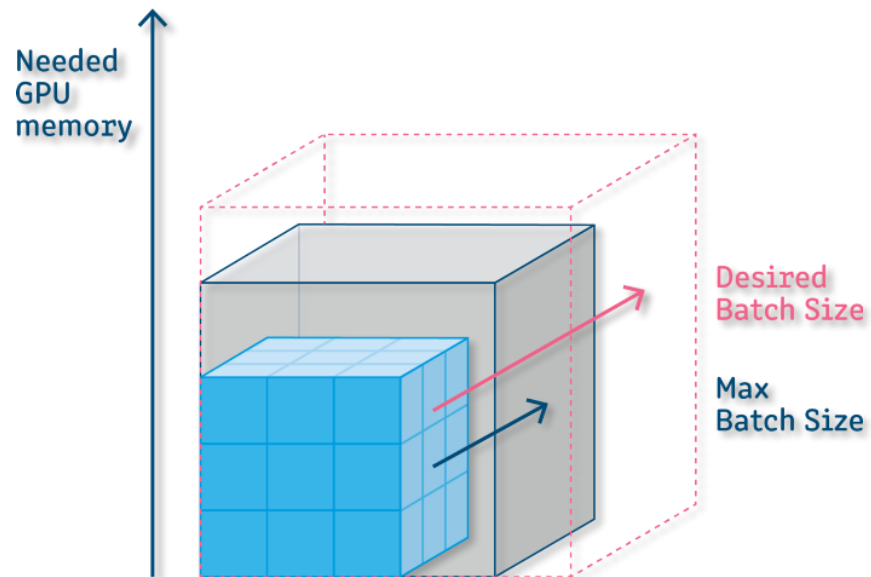
- 기능 구성
- 시스템 구성
- 개발 환경

4.결과

- 성능 향상
- 성능 비교

문제 인식

개발 동기



딥러닝 모델 성능과 크기가 비례하는 경향으로
인해 생기는 메모리 부담 및 속도 저하 문제

문제점

1. 배치 사이즈의 증가는 메모리의 부담을 가져옴
2. 모델이 커짐에 따라 학습에 많은 시간 소요됨
3. GPU는 실용적인 측면에서 부담이 될 수도 있음



모델 압축(model compression) 작업 필요

문제 인식

개발 목적

01. 모델 성능 향상

convolution 연산 방식을 수정해 메모리 접근 효율을 증가
수행시간 감소, 메모리/cpu 사용량 감소

02. 딥러닝 활용 프로그램 개발

트위터 API 를 통해 유명인의 트윗 데이터 감성 분석
스낵 콘텐츠에 맞는 빠르고 재밌는 프로그램 개발
유명인의 트윗을 긍정/부정/중립 세 가지 감성으로 분류



각광받는 자연어처리(NLP)분야 모델을 활용해
누구나 재밌게 즐길 수 있는 콘텐츠 개발

문제 해결

기능 구성

문장 전처리

: URL, 소문자, @
, 해시태그, 이모지 변환

“Thank you @Spotify for making my mug the cover of Pop List playlist ✨ https://t.co/3wGHLaTlqm”

“thank you HASHTAG for making my mug the cover of pop list playlist
:collision: URL”

토큰화

문자열의 각 단어에
인덱스 부여

[[429], [1408], [4], [267], [747], [], [714], [321], [53], [], [403], [228], [321],
[429], [1], [994], [714], ... [739], [4], [714], [739], [1], [403], [429]]

문장 전처리

문제 해결

기능 구성

모델 빌드

모델 구성

embedding layer(1)
convolution layer(4)
maxpooling layer(4)
dropoupt layer(4)
flatten(1)
dense(1)
compile : optimizer = 'SGD', loss ='mse'

Model: "sequential_1"

Layer (type)	Output Shape	Param #
embedding_1 (Embedding)	(None, 50, 32)	12800000
conv1d_4 (Conv1D)	(None, 50, 128)	20608
max_pooling1d_4 (MaxPooling1D)	(None, 25, 128)	0
dropout_4 (Dropout)	(None, 25, 128)	0
conv1d_5 (Conv1D)	(None, 25, 64)	49216
max_pooling1d_5 (MaxPooling1D)	(None, 12, 64)	0
dropout_5 (Dropout)	(None, 12, 64)	0
conv1d_6 (Conv1D)	(None, 12, 32)	14368
max_pooling1d_6 (MaxPooling1D)	(None, 6, 32)	0
dropout_6 (Dropout)	(None, 6, 32)	0
conv1d_7 (Conv1D)	(None, 6, 32)	8224
max_pooling1d_7 (MaxPooling1D)	(None, 3, 32)	0
dropout_7 (Dropout)	(None, 3, 32)	0
flatten_1 (Flatten)	(None, 96)	0
dense_1 (Dense)	(None, 1)	97

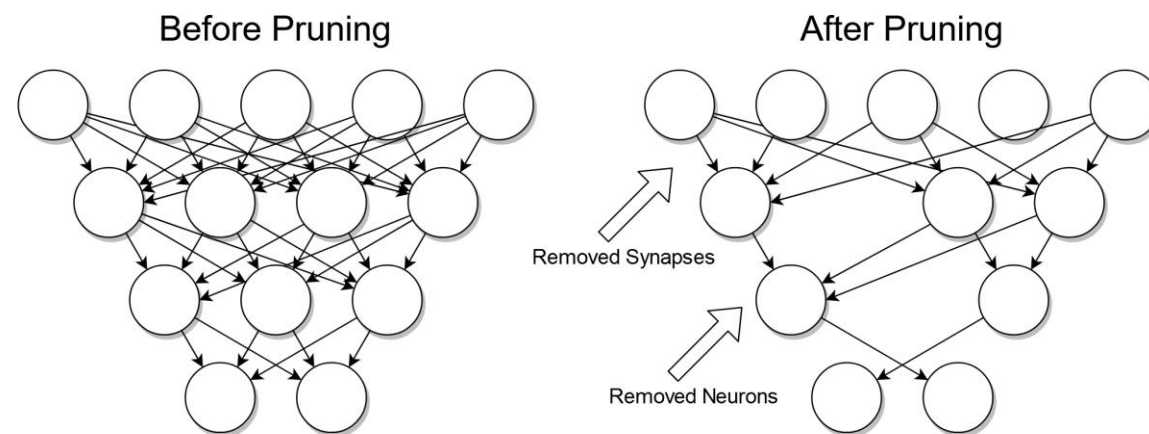
Total params: 12,892,513
Trainable params: 12,892,513
Non-trainable params: 0

가중치 프루닝 적용

학습 프로세스 과정에서 가중치 프루닝을 통해 모델

가중치를 점차적으로 제로화하여 희소행렬을 생성

- 70, 75, 80, 85 총 4단계 진행



프루닝 적용 전후 신경망 이미지

문제 해결

기능 구성

NZB 인덱싱 적용 모델

NZB

weight의 0이 아닌 원소를 1, 0인 원소를 0인 비트맵으로 표현

비트맵 구성: 0이 아닌 원소개수 2진수 표현+ mask bit

실제 Convolution layer 1 에서 160개의 원소 중 1의 개수를 나타내는

bit 8개하고 + $5 \times 32 = 160$ 원소에서 값이 존재하는 부분에 1을 표시

```
168
array([0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1,
       0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0,
       1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,
       0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,
       1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0,
       0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 1,
       1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,
       0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], dtype=uint8)
```

(NZB Indexing 함수를 통해서 bitmap 저장한 결과)

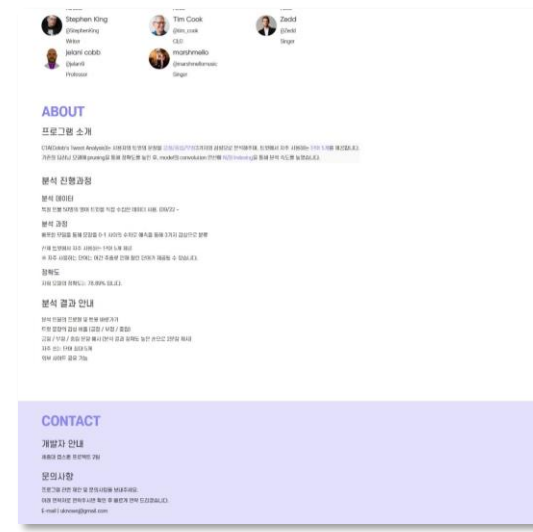
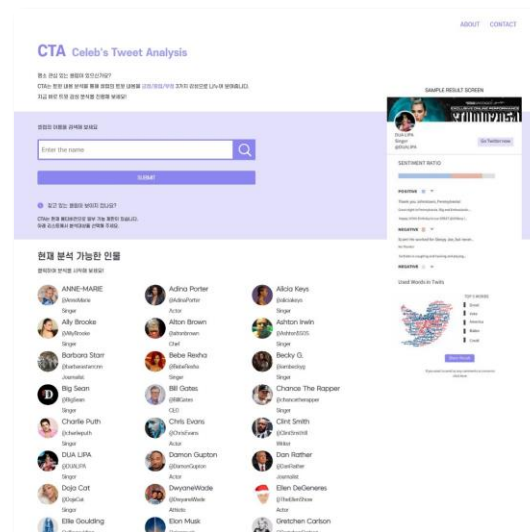
문제 해결

기능 구성

웹 서비스

메인 페이지

- 인물 검색
- 분석 가능 인물 보기 & 선택
- ABOUT 페이지
- CONTACT 페이지



문제 인식

문제 해결

활용 및 시장성

향후 일정

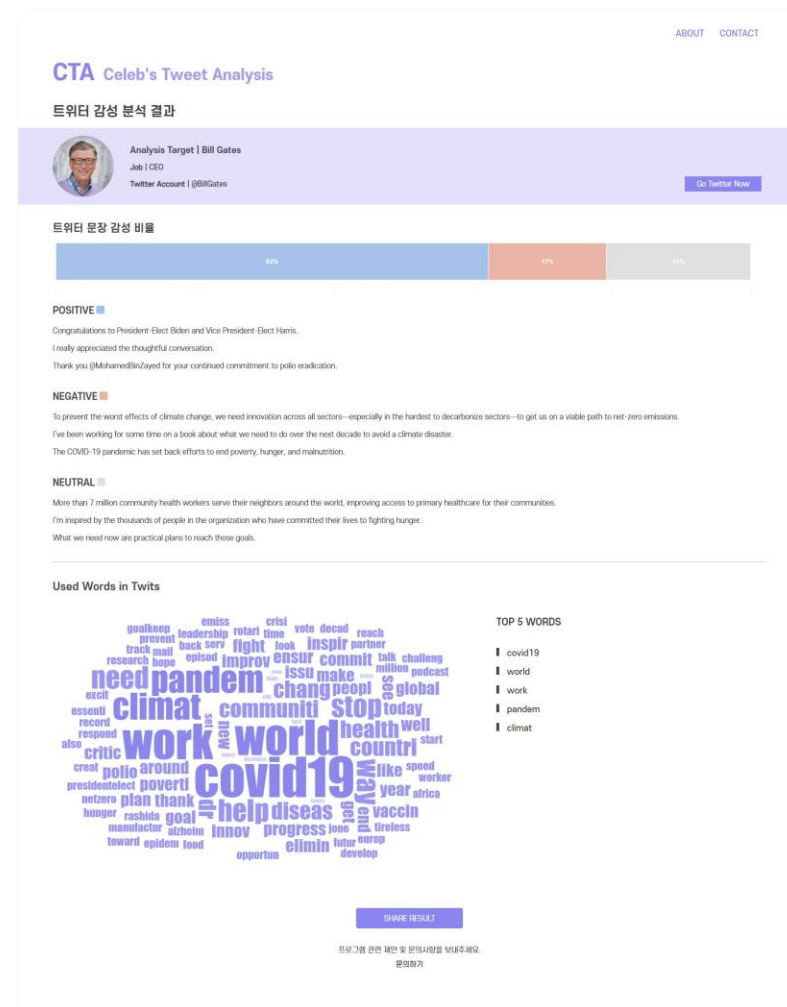
문제 해결

기능 구성

웹 서비스

분석 결과 페이지

- 분석 인물의 프로필 및 트윗 바로가기
- 트윗 문장의 감성 비율 그래프 (긍정 / 부정 / 중립)
- 긍정 / 부정 / 중립 문장 예시 (분석 결과 정확도 높은 순으로 2문장 제시)
- 자주 사용하는 단어 5개
- 외부 사이트 공유 버튼



문제 인식

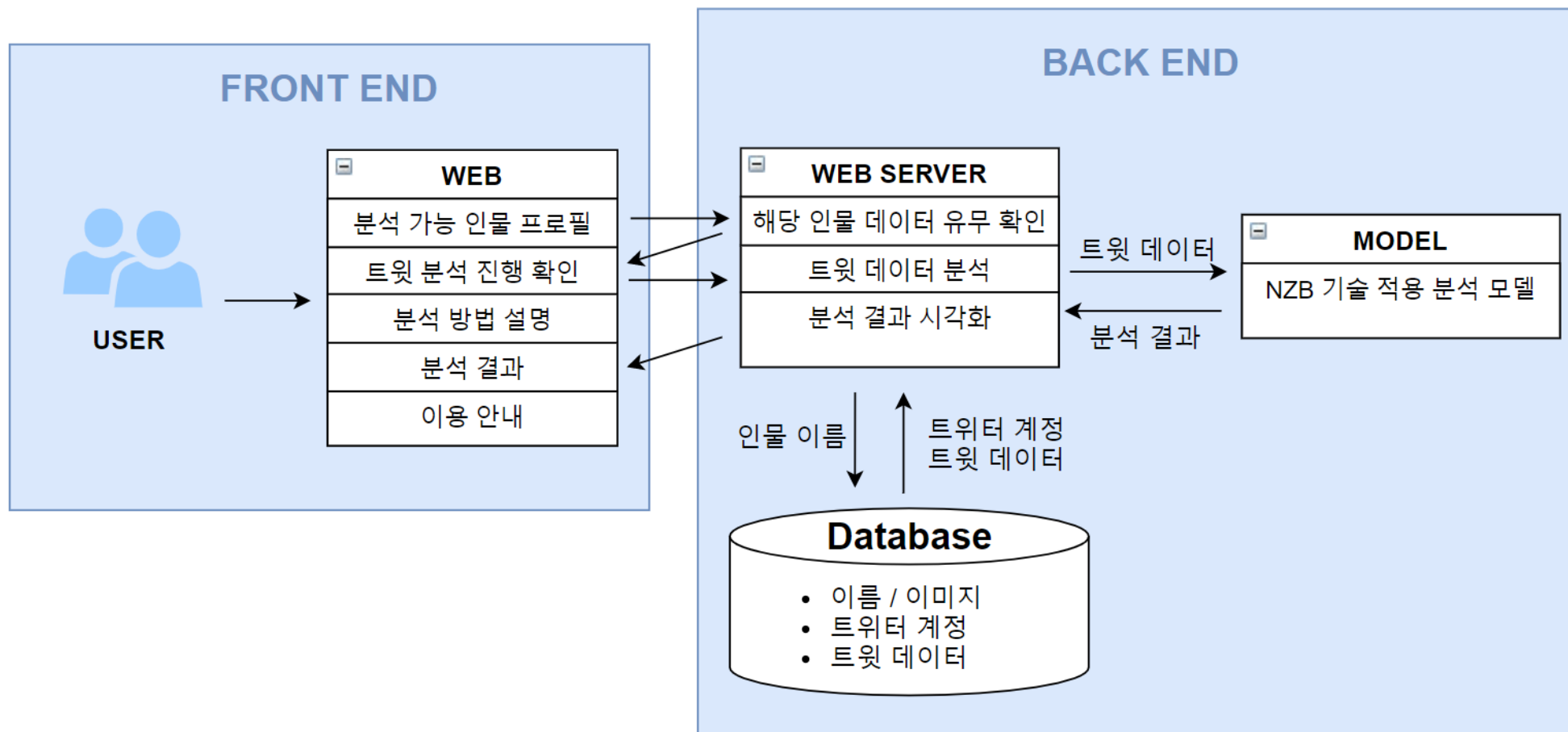
문제 해결

활용 및 시장성

향후 일정

문제 해결

시스템 구조



문제 해결

개발 환경

01. 언어

Python, JavaScript

02. 프레임워크

Flask

03. 네트워크

AWS

04. 플랫폼

Anaconda, Kaggle, Node.js

05. 라이브러리

Bootstrap, D3, Scikit learn,
Keras, TensorFlow, emoji

06. Editor

Pycharm, Jupyter Notebook,
VS Code, Colab

향후 일정

팀원 역할

01. 수민

PM 및 문서 작성
분석 가능한 유명인 조사
데이터 수집 및 전처리
학습 데이터 조사 및 수집
분석 데이터 전처리
문장 감성분석 결과 제공
자주 사용하는 단어 카운트
NZB 인덱싱 기술 적용
모델 평가 및 검증

02. 주희

회의록 작성
분석 가능한 유명인 조사
데이터 수집 및 전처리
학습 데이터 조사 및 수집
이모지 데이터셋 제작
분석 데이터 전처리
문장 감성분석 결과 제공
NZB 인덱싱 기술 적용
모델 평가 및 검증

03. 아현

Text-CNN 모델 구현
학습 데이터 조사 및 수집
모델 학습
NZB 인덱싱 기술 자료조사
NZB 인덱싱 기술 적용
모델 평가 및 검증

04. 승주

PPT 제작 및 대본 작성
워드 임베딩 진행
학습 데이터 조사 및 수집
모델 학습
웹서버 설계 및 구축
데이터베이스 구축
분석 결과 시각화

문제 인식

문제 해결

활용 및 시장성

향후 일정

개발 추진 계획

일정	9 월			10 월				11 월				12 월	
	2	3	4	1	2	3	4	1	2	3	4	1	
프로젝트 기획	[Blue Bar]			[Red Bar]									
요구사항 분석 & 개발환경 구축		[Blue Bar]		[Red Bar]									
데이터 수집 및 전처리		[Blue Bar]											
		[Red Bar]											
웹 & UI 설계			[Blue Bar]		[Red Bar]								
text-CNN 모델 구현				[Blue Bar]		[Red Bar]							
text-CNN 모델 평가 및 검증					[Blue Bar]		[Red Bar]						
NZB 기술 적용					[Blue Bar]				[Red Bar]				
웹 & UI 구현					[Blue Bar]				[Red Bar]				
데이터베이스 구축						[Blue Bar]				[Red Bar]			
NZB 적용 모델 평가 및 검증						[Blue Bar]				[Red Bar]			
시각화						[Blue Bar]				[Red Bar]			
모델 성능 비교						[Blue Bar]				[Red Bar]			
최종 문서 작성 & 발표											[Blue Bar]		
											[Red Bar]		

성능 향상

프루닝

80% pruning 결과

```
1 weight = model.get_weights()
2 weight[1]

array([[[-0.08483198,  0.10879445, -0.0392587, ..., -0.06532168,
        -0.01460742,  0.10556462],
       [-0.08496561, -0.00843406,  0.01690301, ..., -0.07297008,
        0.08761676, -0.12777297],
       [ 0.04901376, -0.05214268, -0.07659314, ...,  0.00484493,
        -0.02682856,  0.00608644],
       ...,
       [ 0.0069919, -0.01444536, -0.05929992, ..., -0.03798576,
        0.04171865, -0.17185484],
       [-0.00214236,  0.03407577,  0.0150112, ..., -0.0470692,
        0.01037525,  0.14364514],
       [ 0.04413214, -0.01114238,  0.07179853, ..., -0.0252963,
        0.02178209,  0.05814373]],

       [[-0.02932109,  0.03590417, -0.05922792, ...,  0.07371072,
        0.05312107, -0.00901164],
       [-0.05780687, -0.07679348, -0.05774446, ...,  0.03626138,
        -0.05005791,  0.01616147],
       [ 0.0739404,  0.07748745,  0.01142946, ...,  0.05761244,
        0.0391749, -0.11382985],
       ...,
       [ 0.01689709, -0.11136347, -0.00276525, ...,  0.07495484,
        -0.03052371, -0.04141993],
       [-0.05014974,  0.24354735,  0.01009412, ..., -0.05476376,
        0.01429985,  0.19797589],
       [ 0.06921268,  0.09666787,  0.0505678, ..., -0.03344753,
        -0.03850385,  0.10422182]],

       ...,

       [[-0.08490542,  0.13946635,  0., ..., -0.,
        0.,  0.14509021],
       [-0.08522931,  0.,  0., ..., -0.,
        0.10017765, -0.18178467],
       [-0., -0., -0.08196158, ..., -0.,
        0., -0.],
       ...,
       [ 0., -0.,  0., ...,  0.,
        -0., -0.19687262],
       [ 0.,  0., -0., ..., -0.,
        -0.,  0.18011148],
       [-0.,  0., -0., ...,  0.,
        -0.,  0.],
       ...,
       [[-0.,  0., -0., ...,  0.07085259,
        0., -0.],
       [ 0., -0.16063233,  0., ..., -0.,
        -0.,  0.],
       [ 0.0741232,  0.07681461, -0., ..., -0.,
        -0., -0.13656458],
       ...,
       [ 0., -0.14292516,  0., ...,  0.07939034,
        -0.,  0.],
       [-0.,  0.25387815, -0., ..., -0.,
        -0.,  0.21618742],
       [-0.,  0.12369737, -0., ...,  0.,
        -0.,  0.10505404]],

       [[-0., -0.,  0.05303088, ...,  0.07229692,
        0., -0.],
       [ 0., -0.,  0., ..., -0.,
        -0.,  0.],
       [ 0., -0., -0., ..., -0.,
        0., 0.11715095]
```

```
1 weight = model.get_weights()
2 weight[1]

array([[[-0.08490542,  0.13946635,  0., ..., -0.,
        0.,  0.14509021],
       [-0.08522931,  0.,  0., ..., -0.,
        0.10017765, -0.18178467],
       [-0., -0., -0.08196158, ..., -0.,
        0., -0.],
       ...,
       [ 0., -0.,  0., ...,  0.,
        -0., -0.19687262],
       [ 0.,  0., -0., ..., -0.,
        -0.,  0.18011148],
       [-0.,  0., -0., ...,  0.,
        -0.,  0.],
       ...,
       [[-0.,  0., -0., ...,  0.07085259,
        0., -0.],
       [ 0., -0.16063233,  0., ..., -0.,
        -0.,  0.],
       [ 0.0741232,  0.07681461, -0., ..., -0.,
        -0., -0.13656458],
       ...,
       [ 0., -0.14292516,  0., ...,  0.07939034,
        -0.,  0.],
       [-0.,  0.25387815, -0., ..., -0.,
        -0.,  0.21618742],
       [-0.,  0.12369737, -0., ...,  0.,
        -0.,  0.10505404]],

       [[-0., -0.,  0.05303088, ...,  0.07229692,
        0., -0.],
       [ 0., -0.,  0., ..., -0.,
        -0.,  0.],
       [ 0., -0., -0., ..., -0.,
        0., 0.11715095]
```

연산처리 속도 향상과
evaluate 결과값 높은 모델 선택



Prunned 80 모델 사용

Pruning(%)	X	70%	75%	80%	85%
fit(epochs=8)	79.08%	81.09%	81.01%	80.94%	80.85%
evaluate()	78.48%	78.37%	78.76%	78.89%	78.81%

성능 비교

수행 시간

@elonmusk 분석 결과

```
트윗 문장 감정 비율
POSITIVE 51.66%
NEGATIVE 24.32%
NEUTRAL 24.02%
Name: label, dtype: object

   text      label  score  elapsed_time
389  Congratulations! POSITIVE  0.970972    0.046137
303  Congratulations SpaceX Team! POSITIVE  0.969335    0.043981
434  Glad Jen is safe! POSITIVE  0.960235    0.047925

   text  ... elapsed_time
91  Mild sniffles & cough & slight fever past few ...    0.036287
509  Too bad that place got torn down. ...    0.050213
380  🙄 ...    0.047230

[3 rows x 4 columns]

   text  ...  cal
213  Even the small details matter. ...    0.001797
425  Will release order configurator probably in Jan ...    0.001939
378  You never know ...    0.002596

[3 rows x 5 columns]

자주 사용하는 단어 TOP5
[('test', 30), ('product', 27), ('tesla', 26), ('great', 26), ('need', 23)]

소요시간 32.002538204193115
```

NZB Indexing 적용 전

Layer 1 약 32.6초

```
자주 사용하는 단어 TOP5
[('test', 30), ('product', 27), ('tesla', 26), ('great', 26), ('need', 23)]

소요시간 32.600881814956665
```

Layer 1,2 약 27초

```
자주 사용하는 단어 TOP5
[('test', 30), ('product', 27), ('tesla', 26), ('great', 26), ('need', 23)]

소요시간 27.096725463867188
```

Layer 1,2,3 약 26.7초

```
자주 사용하는 단어 TOP5
[('test', 30), ('product', 27), ('tesla', 26), ('great', 26), ('need', 23)]

소요시간 26.729569911956787
```

NZB Indexing 적용 후

NZB Indexing 적용을 통해 convolution 수행 시간이 줄어들었다.

성능 비교

메모리

@elonmusk 분석 결과

```
트윗 문장 감정 비율
POSITIVE 51.66%
NEGATIVE 24.32%
NEUTRAL 24.02%
Name: label, dtype: object

      text      label      score  elapsed_time
389  Congratulations!  POSITIVE  0.970972      0.051141
303  Congratulations SpaceX Team!  POSITIVE  0.969335      0.045336
434  Glad Jen is safe!  POSITIVE  0.960235      0.043845

      text  ...  elapsed_time
91  Mild sniffles & cough & slight fever past few ...  ...      0.045404
509  Too bad that place got torn down. ...  ...      0.045176
380  ... 🤔 ...      0.052922

[3 rows x 4 columns]

      text  ...  cal
213  Even the small details matter. ...  ...      0.001797
425  Will release order configurator probably in Jan ...  ...      0.001939
378  You never know ...  ...      0.002596

[3 rows x 5 columns]

자주 사용하는 단어 TOP5
[('test', 30), ('product', 27), ('tesla', 26), ('great', 26), ('need', 23)]

cpu usage      : 53.90.0 %
memory usage    : 0.61 %
```

NZB Indexing 적용 전

Layer 1 cpu: 30.4 / memory : 0.69 (%)

자주 사용하는 단어 TOP5
[('test', 30), ('product', 27), ('tesla', 26), ('great', 26), ('need', 23)]

cpu usage : 30.4 %
memory usage : 0.69 %

Layer 1,2 cpu: 44.7 / memory : 0.66 (%)

자주 사용하는 단어 TOP5
[('test', 30), ('product', 27), ('tesla', 26), ('great', 26), ('need', 23)]

cpu usage : 44.7 %
memory usage : 0.66 %

Layer 1,2,3 cpu: 56.4 / memory : 0.66(%)

자주 사용하는 단어 TOP5
[('test', 30), ('product', 27), ('tesla', 26), ('great', 26), ('need', 23)]

cpu usage : 56.4 %
memory usage : 0.66 %

NZB Indexing 적용 후

NZB Indexing 적용을 통해 CPU 사용량, Memory 사용량이 전반적으로 증가했다.

프로그램 시연

capstoneteam2.tk