기밀 **회사이름**용으로 맞춤설정됨 버전 **1.0** 



김찬영, 박지하, 송원진



버전 1.0

#### 목차

텍스트의 토큰화

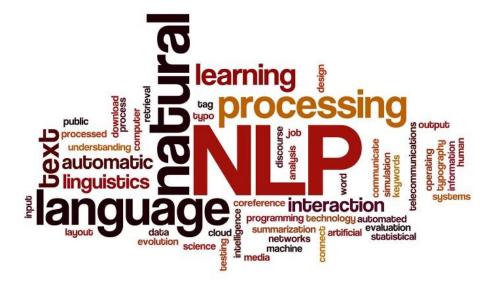
단어의 원-핫 인코딩

단어 임베딩

텍스트를 읽고 긍정, 부정 예측하기 최근 NLP 기술 동향



#### NLP - 자연어 처리





# NLP - 자연어 처리



? ?





# 사용 예시

1 Siri

Google Assistant

2 Amazon Alexa

Naver Clova



입력된 텍스트를 단어별, 문장별, 형태소별 등 잘게 나누는 과정 = "토큰화"

from tensorflow.keras.preprocessing.text import text\_to\_word\_
sequence

text = '해보지 않으면 해낼 수 없다'
result = text\_to\_word\_sequence(text)
print(result)



['해보지', '않으면', '해낼', '수', '없다']



먼저 텍스트의 각 단어를 나누어 토큰화합니다.

텍스트의 단어를 토큰화해야 딥러닝에서 인식됩니다.

토큰화 한 결과는 딥러닝에서 사용할 수 있습니다.



-텍스트 전처리 과정

Bag-of-Words

토큰화 3회 딥러닝에서 2회 텍스트의 2회 먼저 텍스트의 각 단어를 나누어 토큰화합니다. 텍스트의 단어를 토큰화해야 딥러닝에서 인식됩니다. 토큰화 한 결과는 딥러닝에서 사용할 수 있습니다.



#### **Tokenizer**

from tensorflow.keras.preprocessing.text import Tokenizer

```
docs = ['먼저 텍스트의 각 단어를 나누어 토큰화합니다.',
'텍스트의 단어로 토큰화해야 딥러닝에서 인식됩니다.',
'토큰화한 결과는 딥러닝에서 사용할 수 있습니다.',
]
```



#### word\_counts

token = Tokenizer() # 토큰화 함수 지정

token.fit\_on\_texts(docs) # 토큰화 함수에 문장 적용

print(token.word\_counts) # 단어의 빈도 수를 계산한 결과 출력

OrderedDict([('먼저', 1), ('텍스트의', 2), ('각', 1), ('단어를', 1), ('나누어', 1), ('토큰화', 3), ('합니다', 1), ('단어로', 1), ('해야', 1), ('딥러닝에서', 2), ('인식됩니다', 1), ('한', 1), ('결과는', 1), ('사용', 1), ('할', 1), ('수', 1), ('있습니다', 1)])



 $word\_docs$ 

print(token.word\_docs)

{'한': 1, '먼저': 1, '나누어': 1, '해야': 1, '토큰화': 3, '결과는': 1, '각': 1, '단어를': 1, '인식됩니다': 1, '있습니다': 1, '할': 1, '단어로': 1, '수': 1, '합니다': 1, '딥러닝에서': 2, '사용': 1, '텍스트의': 2}



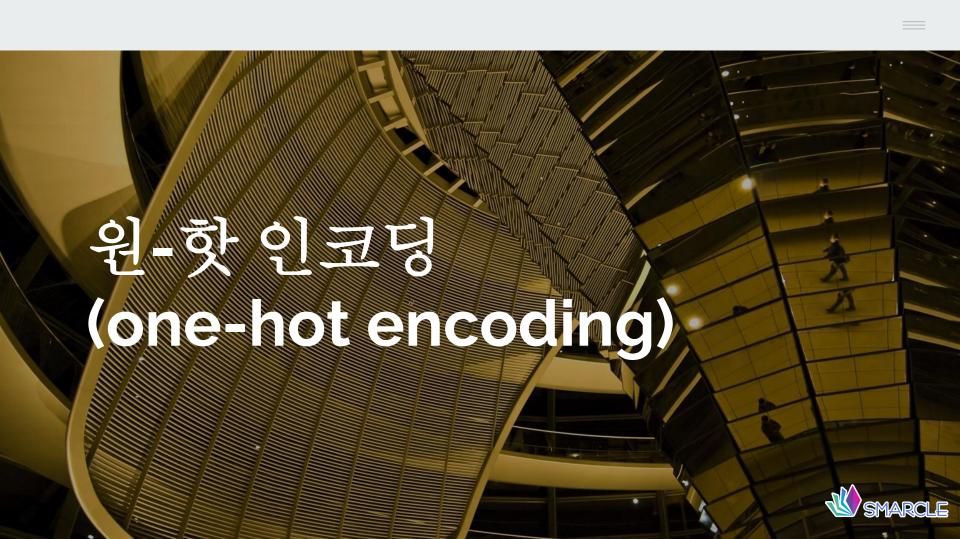
#### word\_index

print(token.word\_index)

{'딥러닝에서': 3, '단어를': 6, '결과는': 13, '수': 16, '한': 12, '인식됩니다': 11, '합니다': 8, '텍스트의': 2, '토큰화': 1,

'할': 15, '각': 5, '있습니다': 17, '먼저': 4, '나누어': 7, '해야': 10, '사용': 14, '단어로': 9}





#### 단어의 원-핫 인코딩(one-hot encoding)

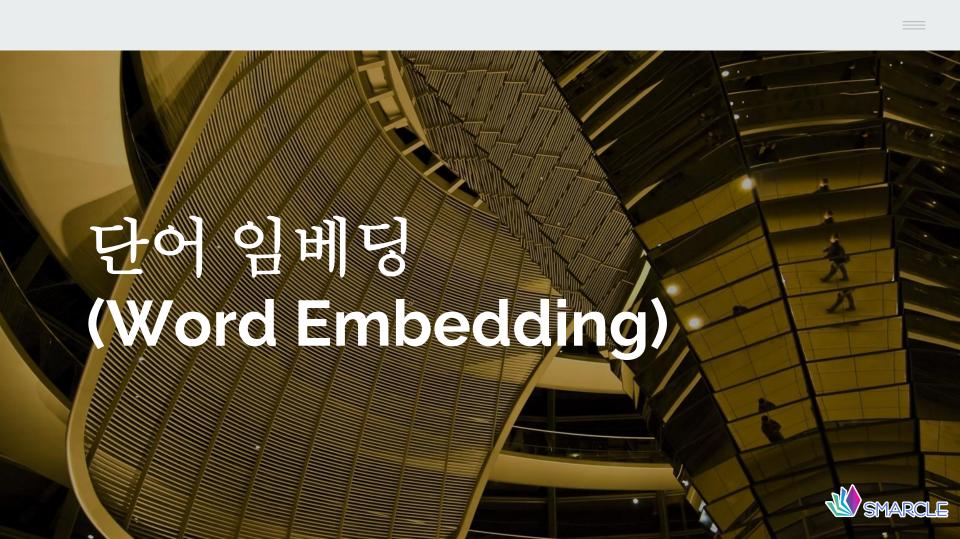
'오랫동안 꿈꾸는 이는 그 꿈을 닮아간다'



(0	인덱스)	오랫동안	꿈꾸는	이는	$\supset$	꿈을	닮아간다
	:		:	:			
	0	0	0	0	0	0	0 ]





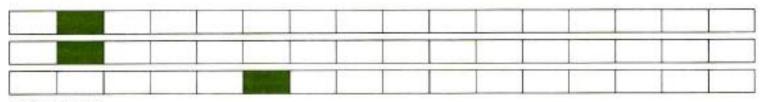


Ex) 나는 운동하고, 게임하고, 영화보고...(수천개)...하는 것이 취미이다.

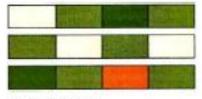


원-핫 인코딩? 너무 길다! = 공간적 낭비 발생





▲ 원-핫 인코딩



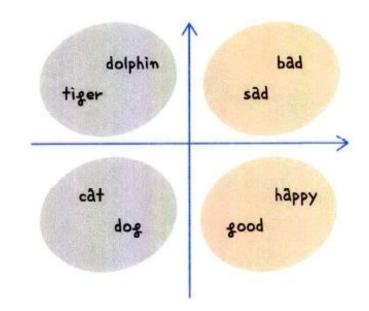
▲ 단어 임베딩

Ex) 16차원 벡터의 원-핫 인코딩과 단어 임베딩을 통해 4차원으로 바뀐 모습



※단어 간의 유사도 파악

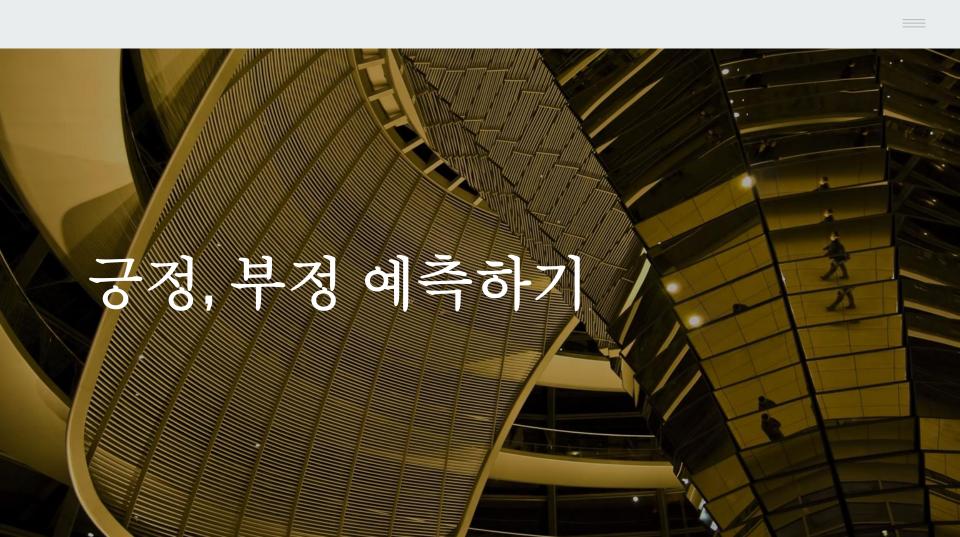
'Embedding()'





```
from keras.layers import Embedding
```





#### 긍정, 부정 예측하기

-영화를 보고 남긴 리뷰를 딥러닝 모델로 학습해서, 각 리뷰가 긍정인지 부정인지 예측하기- 짧은 리뷰 10개를 불러와 각각 긍정이면 1이라는 클래스를, 부정이면 0이라는 클래스를 지정.

```
# 텍스트 리뷰 자료 지정

docs = ['너무 재밌네요','최고예요','참 잘 만든 영화예요','추천하고 싶
은 영화입니다.','한 번 더 보고싶네요','글쎄요','별로예요','생각보다 지
루하네요','연기가 어색해요','재미없어요']

# 긍정 리뷰는 1, 부정 리뷰는 0으로 클래스 지정

class = array([1,1,1,1,1,0,0,0,0,0])
```



#### # 토큰화

토큰화 과정

token = Tokenizer()

token.fit\_on\_texts(docs)

print(token.word\_index) # 토큰화 된 결과를 출력해 확인

{'생각보다': 16, '만든': 6, '영화입니다': 10, '한 번': 11, '영화예요': 7, '싶은': 9, '보고싶네요': 13, '어색해요': 19, '재미없어요': 20, '더': 12, '추천하고': 8, '지루하네요': 17, '최고예요': 3, '잘': 5, '참': 4, '재밌네요': 2, '별로예요': 15, '글쎄요': 14, '연기가': 18, '너무': 1}.



#### 토큰에 지정된 인덱스로 새로운 배열 생성

x = token.texts\_to\_sequences(docs)
print(x)

[[1, 2], [3], [4, 5, 6, 7], [8, 9, 10], [11, 12, 13], [14], [15], [16, 17], [18, 19], [20]]



### 패딩

padded\_x = pad\_sequences(x, 4) # 서로 다른 길이의 데이터를 4로 맞추기 print(padded\_x)



#### 단어 임베딩

```
word_size = len(token.word_index) +1
```

Embedding(word\_size, 8, input\_length=4) 세 가지 파라미터 필요 (입력, 출력, 단어 수)



#### 최근 NLP 개발 동향

#### kakaobrain

# PORORO: Platform Of neuRal mOdels for natuRal language prOcessing

Pororo : https://github.com/kakaobrain/pororo



# 감사합니다.

