

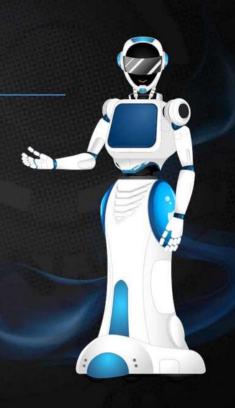
Notice

이 교육과정은 교육부 '성인학습자 역량 강화 교육콘텐츠 개발 ' 사업의 일환으로써 교육부로부터 예산을 지원 받아 고려사이버대학교가 개발하여 운영하고 있습니다. 제공하는 강좌 및 학습에 따르는 모든 산출물의 적작권은 교육부, 한국교육학술정보원, 한국원격대학협의외와 고려사이버대학교가 공동 소유하고 있습니다.

THINKING

생각해보기

✓ 자연어 데이터 전처리는 어떻게 할까요?



학습목표

GOALS

Enter

7 자연어 데이터 묶음 코퍼스에 대해 설명할 수 있다.

<mark>NLTK</mark>를 활용해 코퍼스에 대한 분석을 할 수 있다.

3 텍스트 수준 텍스트 전처리를 하는 방법을 설명할 수 있다.

4 단어 수준 텍스트 전처리를 하는 방법을 설명할 수 있다.

5 정규 표현식에 대해 이해하고 설명할 수 있다.





코퍼스(corpus), 말뭉치

- [®] 자연언어 연구를 위해 특정한 목적을 가지고 언어의 표본을 추출한 집합
- ♡컴퓨터에 저장된, 쓰이거나 말해진 자연어 자료 모음
- °둘이상의 코퍼스가 존재하면 코포라(corpora)라고 부름

코퍼스 예시

'Austin/np-hl ,/,-hl Texas/np-hl \n--/-- Committee/nn approval/nn of/in Gov./nn-tl P rice/np Daniel's/np\$ ``/` abandoned/vbn property/nn ''/'' act/nn seemed/vbd certai n/jj Thursday/nr despite/in the/at adamant/jj protests/nns of/in Texas/np bankers/nn s ./.\n\n\tDaniel/np personally/rb led/vbd the/at fight/nn for/in the/at measure/n n ,/, which/wdt he/pps had/hvd watered/vbn down/rp considerably/rb since/in its/pp\$ rejection/nn by/in two/cd previous/jj Legislatures/nns-tl ,/, in/in a/at public/jj h earing/nn before/in the/at House/nn-tl Committee/nn-tl on/in-tl Revenue/nn-tl and/cc -tl Taxation/nn-tl ./.\n\n\tUnder/in committee/nn rules/nns ,/, it/pps went/vbd au tomatically/rb to/in a/at subcommittee/nn for/in one/cd week/nn ./.\nBut/cc question s/nns with/in which/wdt committee/nn members/nns taunted/vbd bankers/nns appearing/v bg as/cs witnesses/nns left/vbd little/ap doubt/nn that/cs they/ppss will/md recomme nd/vb passage/nn of/in it/ppo ./.\n\n\tDaniel/np termed/vbd ``/`` extremely/...'

①2 코퍼스가 필요한 이유

코퍼스의 도움으로 자연어에 대한 빈도 분포, 단어의 동시 발생 등과 같은 통계적인 분석이 가능하다.



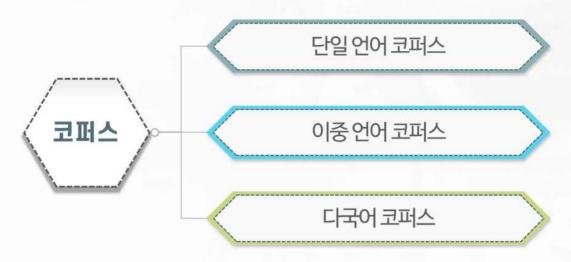
다양한 자연어처리 과정에서 자연어 데이터에 대한 언어 규칙을 정의하고 이를 검증할 수 있다.



규칙 기반 시스템의 도움으로 언어 사용에 따라 각 언어에 대한 언어 규칙을 정의할 수 있다.



구성된 언어를 기준으로



03 코퍼스 수집

Artificial (stalligance (Al) refer

코퍼스 수집 방법

- 공개된 오픈소스 코퍼스 사용
- 다양한 웹사이트에서 크롤링을 통한 자연어 데이터 수집
 - ◈ 주의: 저작권 문제, 트래픽 문제 등을 확인하며 크롤링 해야함



음성데이터에서의 코퍼스 분석

각 데이터의 음성 이해에 대한 분석 및 대화 분석이 필요

2

텍스트데이터에서의 코퍼스 분석

- 일반적으로 코퍼스에 단어가 몇 개 나오는지, 코퍼스 내에 있는 특정 단어의 빈도수가 얼마인지를 분석
- 코퍼스에 노이즈가 있으면 노이즈를 제거

05 NLTK

Artificial intelligence (All refere

NLTK(Natural Language Toolkit)

- Python프로그래밍 언어로 작성된 영어의 자연어 처리를 위한 라이브러리 및 프로그램 모음
- ○다양한기능을가지고 있으며 교육용 뿐만 아니라 실무 및 연구에서도 많이 사용
- 50종류이상의 코포라와 어휘 자원을 가지고 있는 오픈소스 라이브러리

코포라 타입	설명	에시 코퍼스
아이솔레이트 코퍼스 (isolate corpus)	텍스트 또는 자연어의 모음	gutenberg 코퍼스 webtext 코퍼스
카테고리화 코퍼스 (Categorized corpus)	뉴스,취미,유머등다양한타입의부류로 그룹화된텍스트모음	brown 코퍼스
오버래핑 코퍼스 (Overlapping corpus)	분류됨 텍스트 모음이지만 카테고리가 서로 겹침	reuters 코퍼스
템포럴 코퍼스 (Temporal corpus)	일정기간동안자연어를 사용한 데이터 모음	Inaugural address 코퍼스

07 NLTK를 통해 코퍼스 다루어 보기

Artifornia detallimento DEF estude

NLTK의 "brown" 코퍼스와 "gutenberg" 코퍼스 가져오기

```
In [1]: 1 import nltk
2 from nltk.corpus import brown as cb
3 from nltk.corpus import gutenberg as cg

In [2]: 1 nltk.download('brown')
2 nltk.download('gutenberg')

[nltk_data]
[nltk_data]
[nltk_data]
[nltk_data]
[nltk_data]
[nltk_data]
[nltk_data]
[nltk_data]
```

DESPLEASING AND NATIONAL LANGUAGE PERCESSING

___ .fileids()를 통해 brown 코퍼스 파일 확인하기

```
In [3]: 1 cb.fileids()
Out[3]: ['ca01',
           'ca02'.
          'ca03',
          'ca04',
          'ca05',
          'ca07',
          'ca08',
          'ca09',
          'call',
          'ca13',
          'ca14',
          'ca15',
          'cal6',
          'ca18',
          'ca19',
```

07 NLTK를 통해 코퍼스 다루어 보기

Artificial Intelligence (All refer

.fileids()를 통해 brown 코퍼스 파일 확인하기

DEEP LEARNING AND NATURAL LANGUAGE PROCESSING

___ .categories()를 통해 brown 코퍼스의 카테고리 나열하기

07 NLTK를 통해 코퍼스 다루어 보기

Artificial Intelligence (All refer

words()를 통해 brown 코퍼스의 전체 단어 나열하기

words()의 categories 인자로 코퍼스 내 지정한 category의 단어 나열하기

```
In [7]: 1 cb.words(categories='news')[10:30]
Out[7]: ["Atlanta's",
    'recent',
    'primary',
    'election',
    'produced',
    ''no',
    'evidence',
    "''",
    'that',
    'any',
    'irregularities',
    'took',
    'place',
    '.',
    'The',
    'jury',
    'further',
    'said',
    'in']
```

07 NLTK를 통해 코퍼스 다루어 보기

Artificial intelligence (All refere

.Text()를 통해 특정 문서만 불러오기

EFLEARNING AND NATURAL LANGUAGE PROCESSING

.concordance()를 통해 특정 단어가 들어간 문장 가져오기

```
Displaying 25 of 155 matches:

The Fulton County Grand Jury said Friday that any irregularities took place. The jury further said in term-end present er said in term-end presentments that the City Executive Committee, which had mittee, which had over-all charge of the election, "deserves the praise and charge of the election, "deserves the praise and thanks of the City of Atla "deserves the praise and thanks of the City of Atlanta" for the manner in thanks of the City of Atlanta "for the manner in which the election was conducted of Atlanta "for the manner in which the election was conducted. The Septembe in which the election was conducted. The September-October term jury had been s of possible "irregularities" in the hard-fought primary which was won by ful of such reports was received", the jury said, "considering the widespread interest in the election, the number of voters and the widespread interest in the election, the number of voters and the size of this e election, the number of voters and the size of this city". The jury said voters and the size of this city "the jury said it did find that many of Ge ave these laws studied and revised to the end of modernizing and improving them "the Atlanta and Fulton County numbers of o
```

07 NLTK를 통해 코퍼스 다루어 보기

In [10]:

Anthony intelligence (All refers

raw_content()를 통해 가공 전 데이터 가져오기

1 raw content = cb.raw('ca02')

```
Out[10]: "Austin/np-hl ,/,-hl Texas/np-hl \n--/-- Committee/nn approval/nn of/in Gov./nn-tl Price/np Daniel's/np$ ``/` abando ned/vbn property/nn ''/' act/nn seemed/vbd certain/jj Thursday/nr despite/in the/at adamant/jj protests/nns of/in Te xas/np bankers/nns ./.\n\n\n\taniel/np personally/rb led/vbd the/at fight/nn for/in the/at measure/nn ,/, which/wdt he/pps had/hvd watered/vbn down/rp considerably/rb since/in its/pp$ rejection/nn by/in two/cd previous/jj Legislature s/nns-tl ,/, in/in a/at public/jj hearing/nn before/in the/at House/nn-tl Committee/nn-tl on/in-tl Revenue/nn-tl and/ cc-tl Taxation/nn-tl ./.\n\n\n\tunder/in committee/nn rules/nns ,/, it/pps went/vbd automatically/rb to/in a/at subcommittee/nn for/in one/cd week/nn ./.\nBut/cc questions/nns with/in which/wdt committee/nn members/nns taunted/vbd ban kers/nns appearing/vbg as/cs witnesses/nns left/vbd little/ap doubt/nn that/cs they/ppss will/md recommend/vbd passag e/nn of/in it/ppo ./.\n\n\n\tathathatlel/np termed/vbd `'/` extremely/rb conservative/jj ''/' his/pp$ estimate/nn that/c s it/pps would/md produce/vb 17/cd million/cd dollars/nns to/to help/vb erase/vb an/at anticipated/vbn deficit/nn of/ in 63/cd million/cd dollars/nns at/in the/at end/nn of/in the/at current/jj fiscal/jj year/nn next/ap Aug./np 31/cd ./.\n\n\n\the/pps told/vbd the/at committee/nn the/at measure/nn would/md merely/rb provide/vb means/nns of/in enforc ing/vbg the/at escheat/nn law/nn which/wdt has/hvz been/ben on/in the/at books/nns ''\` since/in Texas/np was/bedz a/at republic/nn ''/' ./.\nIt/pps permits/vbz the/at state/nn to/to take/vb over/rp bank/nn accounts/nns ,/, stocks/nns and/cc other/ap personal/jj property/nn of/in persons/nns missing/vbg for/in seven/cd years/nns or/cc more/ap ./.\n\n\n\therefore told/mb the/at state/nn to/mapsie/nns and/cc other/ap corporations/nns to/to report/vb suc h/jj property/nn to/in the/at state/nn treasurer/nn ./.\nThe/at escheat/nn law/nn cannot/md* be/be enforced/vbn now/r b because/cs it/pps is/bez almost/rb impossible/jj
```

PLEARNING AND NATURAL LANGUAGE PROCESSING



텍스트 데이터 전처리



01 데이터 전처리란?

Artifucial Intelligence (All refers

데이터 전처리

- ° 어떤 작업을 진행하기 이전에 주어진 데이터를 목적에 맞추어 변형 또는 가공하는 과정
- [®] 자연어처리분야 뿐만 아니라 산업 전반적으로 매우 중요한 과정

이미 전처리된 데이터가 아닌 직접 크롤링하여 수집한 데이터 등의 경우 결과의 정확성을 위해 전처리는 필수적임

"

01 데이터 전처리란?

Lettering in the Miller works. DEP restricts

자연어처리에서 데이터 전처리 과정



정제



등의 과정이 있음

데이터 토큰화(data tokenization)

주어진 코퍼스를 토큰이라는 단위로 나누는 과정

- 문장, 단어, 구두점 등 다양한 단위로 토큰을 설정할 수 있음
- ☑ nltk, OpenNLP, kss 등 토큰화를 수행하는 다양한 오픈소스 툴킷들이 존재함

03 NLTK를 활용한 문장 토큰화

텍스트 데이터에서 데이터는 단락 형태이므로 단락에서 문장을 뽑아내려면 문장 레벨로 토큰화하는 과정이 필요

In [1]: 1 text = """NLTK is a leading platform for building Python programs to work with human language data. It provides eas

Out[1]: 'NLTK is a leading platform for building Python programs to work with human language data. It provides easy-to-use in terfaces to over 50 corpora and lexical resources such as WordNet, along with a suite of text processing libraries fo r classification, tokenization, stemming, tagging, parsing, and semantic reasoning, wrappers for industrial-strength NLP libraries, and an active discussion forum. Thanks to a hands-on guide introducing programming fundamentals alongs ide topics in computational linguistics, plus comprehensive API documentation, NLTK is suitable for linguists, engine ers, students, educators, researchers, and industry users alike. NLTK is available for Windows, Mac OS X, and Linux. Best of all, NLTK is a free, open source, community-driven project.

In [2]:	1 from nltk.tokenize import sent_tokenize
In [3]:	<pre>1 sent_tokenize(text)</pre>
Out[3]:	['NLTK is a leading platform for building Python programs to work with human language data.', 'It provides easy-to-use interfaces to over 50 corpora and lexical resources such as WordNet, along with a suite of text processing libraries for classification, tokenization, stemming, tagging, parsing, and semantic reasoning, wrapp ers for industrial-strength NLP libraries, and an active discussion forum.', 'Thanks to a hands-on guide introducing programming fundamentals alongside topics in computational linguistics, plus comprehensive API documentation, NLTK is suitable for linguists, engineers, students, educators, researchers, and ind ustry users alike.', 'NLTK is available for Windows, Mac OS X, and Linux.', 'Best of all, NLTK is a free, open source, community-driven project.']

03 NLTK를 활용한 문장 토큰화

Artificial intelligence (All refere

단어 토큰화는 텍스트를 단어, 구, 의미 있는 문자열로 자르는 과정이다.

```
In [1]: 1 text = "If you really want to do something, you'll find a way. If you don't, you'll find an excuse."
Out[1]: "If you really want to do something, you'll find a way. If you don't, you'll find an excuse."
```

< 가공 전 텍스트 >

nltk의 word_tokenize를 활용해 텍스트를 단어로 토큰화하기

03 NLTK를 활용한 문장 토큰화

Artificial Intelligence (All refer

nltk의 WordPunctTokenizer를 활용한 토큰화

DEEP LEARNING AND NATURAL LANGUAGE PROCESSING



상황과 목적에 맞는 토큰화 툴을 사용해야 한다.

◆ 앞의 예시와 같이, nltk의 word_tokenizer 의 경우 의미에 따라 단어를 분리하지만 WordPunctTokenizer의 경우 구두점을 기준으로 단어를 분리하므로 알맞은 토큰화 불을 선택해야 함

예시) don't → do / n't // don't → don / ' / t

 $oldsymbol{04}$ 토큰화에서 고려해야 할 점

rtiturer jistelligenne (All refere



구두점 또는 특수문자가 이미 포함된 단어의 경우

- She finally completed her Ph.D. degree. At that point, her boyfriend was eating hamburger which only costs \$7.59 while reading J.K. Rowling's new book
- 위 문장의 경우 "Ph.D.", "\$7.59", J.K. 의 경우 이미 온점이 포함되어 있기 때문에 Ph / D / 또는 \$7 / 59 / 와 같이 분리하지 않도록 주의해야함

데이터 정제(data cleansing/cleaning)

- ° 데이터에서 손상되거나 부정확한 부분을 감지하고 수정하는 과정 ○ 데이터의 불완전하거나 부정확하거나 관련이 없는 부분을
- 식별한 뒤에 해당 부분을 대체, 수정 또는 삭제하는 과정

 $\mathbf{05}$ 데이터 정제와 데이터 정규화

Artifucial Intelligence (All refers

데이터 정규화(data normalization)

텍스트 데이터에서 정규화는 표현 방법이 다른 단어들을 통합시켜 같은 단어로 통합시키는 과정 66

영어권에서 대소문자 통합과정은 일반적으로 소문자로 변환

"

- 대소문자가 존재하는 영어권 언어의 경우 대소문자 통합과정은 서로 다른 단어의 개수를 줄일 수 있음
- 텍스트 내에서 'language'란 단어를 찾는 과정에서 문장 맨 앞의 'Language'의 L은 대문자이므로 찾지 못하는 상황을 방지함
- 사람 / 회사의 이름 등과 같이 반드시 대문자로 존재하는 단어를 고려하여 통합해야 함

06 대소문자 통합

Artificial Intelligence (All refer

파이썬 내장함수 .lower()를 활용해 소문자로 통합하기

Out[1]: 'happiness depends upon ourselves. remember that happiness is a way of travel not a destination.'

DEET LEARNING AND NATURAL LANGUAGE PROCESSING

어간 추출(Stemming)

- 접미사를 삭제하거나 대체하여 문장의 각 단어를 어근 형태로 변환하는 과정
 - ☑ 접미사를 삭제 또는 대체하는 과정이므로 결과물이 사전에 존재하지 않는 단어일 수 있음
- 다양한 어간 추출 툴킷이 존재하지만 언어별로 잘 동작하지 않을 수 있음

08 NLTK를 활용한 어간 추출

Artificial intelligence (All reference) In the contential of harbor

가공 전 텍스트

In [1]: 1 text = "He always wanted to be a computer scientist. So he studies programming languages. Studying hard is only way
2 text

Out[1]: 'He always wanted to be a computer scientist. So he studies programming languages. Studying hard is only way to make his dream come true'

nltk의 PorterStemmer를 활용해 어간 추출하기

```
In [2]: 1 from nltk.stem import PorterStemmer
         2 [PorterStemmer().stem(word) for word in text.split()]
         'comput'
         'scientist.',
         'So',
         'studi',
         'program',
'languages.',
                      He always wanted to be a computer scientist. So he studies programming
         'studi',
                       languages. Studying hard is only way to make his dream come true
         'hard',
         'is',
'onli',
         'way',
         'to',
'make',
         'hi',
         'dream',
         'come',
'true']
```

08 NLTK를 활용한 어간 추출

Artificial intelligence (All refere

nltk의 LancasterStemmer를 활용해 어간 추출하기

```
In [3]:
        1 from nltk.stem import LancasterStemmer
        2 [LancasterStemmer().stem(word) for word in text.split()]
         'comput',
         'scientist.',
        'so',
         'study',
         'program'
                      He always wanted to be a computer scientist. So he studies programming
         'languages.',
         'study',
                      languages. Studying hard is only way to make his dream come true
         'hard',
        'is',
'on',
'way',
         'to',
'mak',
         'dream',
        'com',
```

DESTRUCTION AND INSTRUME SANGUAGE TROUBTONING

표제어 추출(Lemmatizing)

○ 정확하게 의도된 품사(POS, part-of-speech)와 문장에 있는 단어의 의미를 식별하는 과정



- 활용 어미를 없애고 단어를 사전이나 어휘에 존재하는 기본형으로 변화
- Wordnet과같은태그가 있는사전을 사용해 가공 전 텍스트를 표제어(lemma)로 변환

10 NLTK의 품사 태깅

Artificial intelligence (All refere

■ 품사 태그(POS tagging)

- 단어는 형태가 같아도 품사에 따라 의미가 크게 달라질 수 있음
- 정의와 문맥에 따라 텍스트의 특정 부분에 해당하는 단어를 마크 업하는 과정임

```
In [2]: 1 from nltk.tokenize import word_tokenize
2 from nltk.tag import pos_tag
3
4 text = "She finally completed Ph.D. degree."
5 word_token = word_tokenize(text)
7 print(pos_tag(word_token))

[('She', 'PRP'), ('finally', 'RB'), ('completed', 'VBD'), ('Ph.D.', 'NNP'), ('degree', 'NN'), ('.', '.')]
```

품사를 지정하여 표제어 추출하기

```
In [7]: 1 WordNetLemmatizer().lemmatize('better', pos='a')
Out[7]: 'good'
In [8]: 1 WordNetLemmatizer().lemmatize('funnier',pos='a')
Out[8]: 'funny'
In [9]: 1 WordNetLemmatizer().lemmatize('meeting',pos='n')
Out[9]: 'meeting'
In [10]: 1 WordNetLemmatizer().lemmatize('meeting',pos='v')
Out[10]: 'meet'
In [11]: 1 WordNetLemmatizer().lemmatize('expected',pos='v')
Out[11]: 'expect'
```

11 NLTK를 활용한 표제어 추출

Artificial (stalligance (Al) refer

```
In [1]: 1 text = "He always wanted to be a computer scientist. So he studies programming languages. Studying hard is only way 2 text

Out[1]: 'He always wanted to be a computer scientist. So he studies programming languages. Studying hard is only way to make his dream come true'
```

< 가공 전 텍스트 >

nltk의 WordNetLemmatizer를 활용해 표제어 추출하기

```
In [5]: 1 from nltk.stem import WordNetLemmatizer
        2 [WordNetLemmatizer().lemmatize(word) for word in text.split()]
Out[5]: ['He',
         'always'
        'wanted',
        'to',
         'a',
        'computer',
                     He always wanted to be a computer scientist. So he studies programming
        'scientist.',
        'So',
                     languages. Studying hard is only way to make his dream come true
        'study',
         'programming',
        'languages.',
         'Studying',
         'hard',
        'is',
'only',
        'way',
```

11 NLTK를 활용한 표제어 추출

Artificial (stalligance (Al) refer

품사를 지정하여 표제어 추출하기

```
1 from nltk.stem import WordNetLemmatizer
         2 [WordNetLemmatizer().lemmatize(word, 'v') for word in text.split()]
Out[6]: ['He',
         'always',
         'want',
        'to',
         'computer',
'scientist.',
                      He always wanted to be a computer scientist. So he studies programming
         'so',
                      languages. Studying hard is only way to make his dream come true
         'he',
         'study',
'program',
         languages.',
         'Studying',
         'hard',
        'be',
'only',
         'way',
         'to',
```

DEEP LEARNING AND NATURAL LANGUAGE PROCESSING

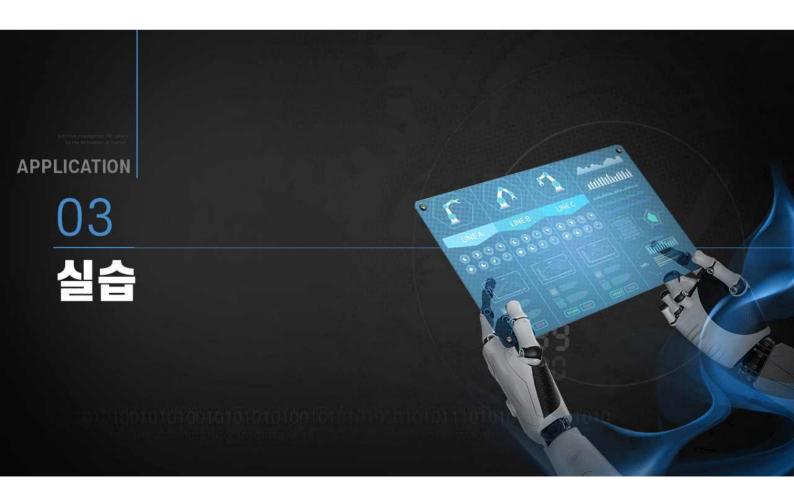
불용어(stopwords)

 문장 형성에 있어서 중요한 구문론적 가치를 지니고 있지만 무시할 수 있거나 최소한의 의미적 가치를 지닌 단어

nltk의 불용어 리스트

'i', 'me', 'my', 'myself', 'you', "you're", 'am', 'is', 'are', 'was', 'were', 'be' 등

```
In []: 1 import nltk
2 from nltk.corpus import stopwords
3 nltk.download('stopwords')
4
5 stopwordslist = stopwords.words('english')
6 stopwordslist
```



- ♦ 자연어 데이터 묶음 코퍼스
- ♦ NLTK를 활용한 코퍼스에 대한 분석
- ♦ 텍스트 수준 텍스트 전처리
- ♦ 단어 수준 텍스트 전처리
- ♦ 정규 표현식



EXPANSION

확장하기

- 1. 코퍼스로 우리는 무엇을 할 수 있을까요?
- 2. NLTK란 무엇일까요?
- 3. 데이터의 토큰화는 무엇인가요?
- 4. NLTK에서 <mark>어간을 추출하는 방법</mark>에는 어떤 것들이 있을까요?
- 5. 불용어는 무엇인가요?



참고 문헌

REFERENCE

- ♦ 참고 논문
 - Young, T, Hazarika, D., Poria, S., & Cambria, E. (2017). Recent Trends in Deep Learning Based Natural Language Processing. arXov preprint arXiv:1708.02709
- ♦ 참고 사이트
 - 용어들에 대한 정의: https://ko.wikipedia.org/wiki.
 - 퍼블릭에이아이(www.public.co.kr)
- ♦ 참고 서적

 - 잘라지 트하나키, 「파이썬 자연어 처리의 이론과 실제」, 에이콘, 2017

♡ 서체 출처: 에스코어드림체-㈜에스코어, 나눔글꼴체-㈜네이버