







2021년 혁신성장 청년인재 집중양성 추경 사업 빅데이터 분야

자연어 처리

전처리(Preprocessing)

Seokhwan Yang

자연어 처리를 위한 전처리 과정



- 자연어 처리에서 가장 중요한 것은 "전처리 과정"이다
 - 외부로 드러나지 않는 과정이다 보니 상대적으로 주목도가 낮음
 - 다루고자 하는 언어, 문제에 따라 전처리 과정이 다름
 - 기술의 내용이 기반이 되어야 하지만 경험의 누적이 더욱 중요한 분야

자연어 처리를 위한 전처리 과정



- 일반적인 전처리 과정
 - 언어, 문제에 따라 다른 전처리 과정을 거치지만 일반적으로 다음과 같음





• 여러 단어로 이루어진 문장을 가리킴

• 자연어 처리를 위하여 머신러닝/딥러닝을 수행하려면 훈련데이터가 필요하며, 다수의 문장으로 구성된 코퍼스가 훈련데이터로 사용됨

• 코퍼스가 많고 오류가 없을 수록 자연어 처리 모델은 더욱 정교해지 고 정확도가 높아짐



• 코퍼스의 분류

- 구성 언어에 따른 분류
 - 단일 언어 코퍼스(Monolingual Corpus)
 - 이중 언어 코퍼스(Bilingual Corpus)
 - 다중 언어 코퍼스(Multilingual Corpus)
- 구성 방법에 따른 분류
 - 병렬 코퍼스(Parallel Corpus): 각 언어가 서로 쌍으로 구성되는 코퍼스

• 예:	영문	한글
	I love to go to school.	나는 학교에 가는 것을 좋아한다.
	I am a doctor.	나는 의사이다.



• 코퍼스 수집

- 공개 데이터 사용하기
 - 감성 분석 등의 텍스트 분류 데이터, 기계번역을 위한 언어 쌍 데이터 등 각종 대회 또는 논문을 위한 데이터가 주류
 - 데이터의 분량과 내용의 분야가 한정적

- 유료 데이터 구매하기
 - 비용 문제



• 웹 크롤링

- 다양한 웹 사이트에서 크롤링 가능 → 다양한 분야의 데이터 획득 가능
- 특정 분야에 대한 자연어 처리가 아니라면 최대한 많은, 다양한 분야의 데이터가 필수
- 무분별한 웹 크롤링은 법적 문제 유발 가능, 웹 서버에 불필요한 트래픽 가중
 - → 적절한 사이트에서, 올바른 방법으로, 상업적인 목적이 아닌 경우로.. 와 같이 제한된 크롤링 권장



- 단일 언어 코퍼스 수집
 - 가장 손쉽게 구할 수 있는 코퍼스
 - 올바른 도메인의 코퍼스 수집 필요
 - 사용 가능한 형태로 가공하는 과정 필요
 - 위키피디아 등의 사이트에서 덤프 데이터를 제공하기도 함
 - 적법한 인터넷 사이트 등에서 다운로드 가능
 - 머신러닝 경진대회 플랫폼 사이트 "캐글" 등에서 쉽게 다운로드 가능



• 도메인 별 단일 언어 코퍼스 수집 사례

문체	도메인	수집처	정제 난이도
대화체	일반	채팅 로그	높음
대화체	일반	블로그	높음
문어체	시사	뉴스 기사	낮음
문어체	과학, 교양, 역사 등	위키피디아	중간
문어체	과학, 교양, 역사, 서브 컬쳐 등	나무위키	중간
대화체	일반 (각 분야별 게시판 존재)	클리앙	중간
문어체	일반, 시사 등	PGR21	중간
대화체	일반	드라마, 영화 자막	낮음



- 다중 언어 코퍼스 수집
 - 다중 언어 코퍼스는 기계번역을 목적으로 하는 경우가 많음
 - 단일 언어 코퍼스에 비하여 수집하기 어려움
 - 자막 데이터 등은 저작권이 있는 경우가 많으므로 저작권 정보 확인 필수
 - 자막 등은 번역 품질 문제가 큰 영향을 미치므로 주의 요함
 - 자막 등은 대화형 언어이며, 언어 별 특징에 따른 문제도 고려 요함
 - 예: 영어 자막에서 대명사로서 지칭할 때, "아빠" → "you", "친구 명" → "you"



- 텍스트를 사용하기 위한 필수 과정
- 원하는 업무, 문제, 응용 분야에 따라 필요한 정제의 수준, 깊이 상이
 - 예시
 - 음성 인식을 위한 언어 모델: 괄호, 기호, 특수문자 등 포함 금지
 - 개인정보, 민감한 정보: 제거 또는 변조해서 모델링





- 전각 문자 제거
 - 중국어, 일본어 문서는 대부분 전각 문자로 표기됨
 - 한국어 문서의 일부는 전각 문자로 표기된 기호, 숫자 등을 사용함
 - 데이터 처리는 반각 문자를 기준으로 하므로 전각 문자를 반각 문자로 변형 하는 작업이 요구됨



- 대소문자 통일
 - 일부 영어 코퍼스에서는 약자 등에서 대소문자 표현이 통일되지 않음
 - 예: New York City 약자 → NYC, nyc, N.Y.C., N.Y.C 등
 - 데이터를 하나의 형태로 통일하여 희소성을 줄이는 효과 기대
 - 희소 표현에 의한 메모리 사용량 감소 가능
 - 딥러닝 모델이 확산되면서 중요도가 떨어짐



- 정규 표현식을 사용한 정제
 - 다량의 코퍼스는 특수문자, 기호 등의 노이즈가 많음(특히 크롤링의 경우)
 - 웹 사이트의 성격에 따라 일정한 패턴을 가지는 경우도 많음
 - 정규 표현식의 사용 방법의 예
 - [] 사용: [2345cde] -> "2 or 3 or 4 or 5 or c or d or e"의 의미
 - - 사용: [2-5c-e] -> "2 or 3 or 4 or 5 or c or d or e"의 의미
 - [^] 사용: [^2-5c-e] " → 2~5, c~e를 제외한 한 글자"의 의미 (Not의 의미)
 - () 사용: (x)(yz) > 그룹 1:x, 그룹 2: yz (그룹을 구성할 수 있음)



• 지정 문자 사용

지정 문자	설명	예제
٨	이 패턴으로 시작해야 함	^abc : abc로 시작해야 함 (abcde, abc123 등)
\$	이 패턴으로 종료되어야 함	xyz\$: xyz로 종료되어야 함 (123xyz, strxyz 등)
[문자들]	문자들 중의 하나여야 함 가능한 문자들의 집합을 정의함	[Pp]ython : "Python" 또는 "python"
[^문자들]	[문자들]의 반대 피해야 할 문자들의 집합을 정의함	[^aeiou] : 소문자 모음(母音)이 아닌 문자들
	두 패턴 중 하나여야 함 (OR 기능)	alb : a 또는 b 여야 함
?	앞 패턴이 없거나 하나여야 함 (Optional 패턴을 정의할 때 사용)	\ d? : 숫자가 하나 있거나 없어야 함
+	앞 패턴이 하나 이상이어야 함	\ d+ : 숫자가 하나 이상이어야 함
*	앞 패턴이 0개 이상이어야 함	\ d* : 숫자가 없거나 하나 이상이어야 함



• 지정 문자 사용

지정 문자	설명	예제
패턴{n}	앞 패턴이 n번 반복해서 나타나는 경우	\ d{3} : 숫자가 3개 있어야 함
패턴{n,m}	앞 패턴이 최소 n번, 최대 m번 반복해서 나타나는 경우(n 또는 m은 생략가능)	\ d{3,5} : 숫자가 3개, 4개, 또는 5개 있어야 함
\ d	숫자 ([0-9]와 같음)	\ d \ d \ d : 0~9 범위의 숫자가 3개 (123, 000 등)
\ D	숫자를 제외한 모든 문자([^0-9]와 같음)	
\ s	공백 문자(white space) ([\ t \ n \ r \ f]와 같음)	\s\s: 공백문자 2개 (\r\n, \t\t 등)
\ S	공백 문자를 제외한 모든 문자	
\ w	alphanumeric(알파벳+숫자) + '_' 포함 ([A-Za-z0-9]와 같음)	\ w \ w \ w : 문자가 3개 (xyz, ABC 등)
\ W	non-alphanumeric 문자 및 '_' 제외 ([^A-Za-z0-9]와 같음)	
	뉴 라인(\ n)을 제외한 모든 문자	.{3} : 문자가 3개 (F15, 0x0 등)



• 그룹 사용

- 정규 표현식에서 괄호는 그룹을 의미
- 예
 - 전화번호 패턴
 - \d{3}-\d{4}-\d{4}: 010-1234-5678 → 일반적인 사용
 - (\d{3})-(\d{4}-\d{4}): 010-1234-5678
 - → 지역번호 3자리는 group(1), 나머지 번호는 group(2)로 묶어서 파라미터로 가지고 올 수 있음
 - → 전체 번호를 가져올 때는 group(0)으로 사용



• 정규 표현식 적용 예제

- 자연어 문제를 풀고자 한다.
- 문서의 마지막 줄에 전화번호 등의 개인 정보가 포함된 문서를 데이터 셋으로 사용하려고 한다.
- 이때, 해당 개인 정보를 제외하고 사용해야 한다.

Hello Seokhwan, I would like to introduce regular expression in this section.

~~~

Thank you!

Sincerely,

Seokhwan: +82-10-1234-5678



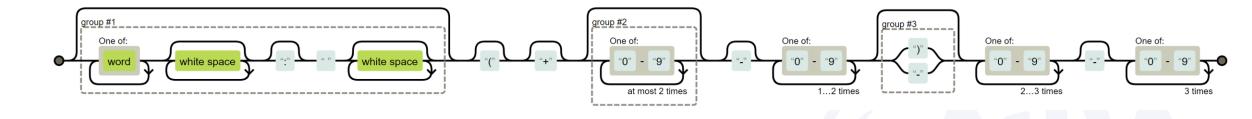
#### • 정제 작업

- 마지막 줄에 전화번호가 있다 → 삭제 → 마지막 줄에 전화번호가 없는 경우는?? → X
- 다양한 상황을 고려하여야 한다
  - 이름이 전화번호 앞에 나올 수도 있다.
  - 이름 뒤에 콜론(:) 이 나올 수도 있다.
  - 콜론 앞/뒤로는 탭 또는 공백이 다수 존재할 수 도 있다.
  - 전화번호는 국가번호를 포함할 수도 있다.
  - 국가번호는 최대 3자리이다.
  - 국가번호의 앞에는 '+'가 붙을 수도 있다.
  - 전화번호 사이에 '-'가 들어갈 수도 있다.
  - 전화번호는 빈칸 없이 표현된다.

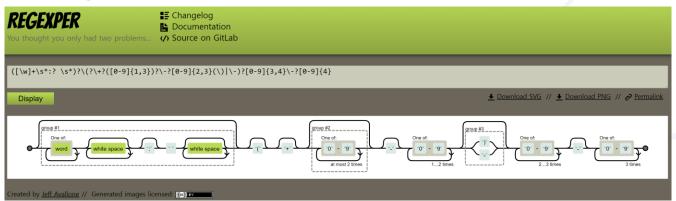
- 전화번호 맨 앞과 지역번호(또는 010)의 다음에 는 괄호가 들어갈 수도 있다.
- 괄호는 한쪽만 나올 수도 있다.
- 지역번호 자리의 맨 처음에 나오는 0은 빠질 수도 있다.(즉 2자리가 될 수도 있다.)
- 지역번호 다음의 번호 그룹은 3자리 또는 4자리 의 숫자이다.
- 마지막은 항상 4자리 숫자이다.
- 기타 등등...



- 정제 작업 결과
  - $([ \ w] + \ s^*:? \ s^*)? \ (? \ +?([0-9]{1,3})? \ -?[0-9]{2,3}( \ ) \ \ -)?[0-9]{3,4} \ \ -?[0-9]{4}$



#### https://regexper.com/ 에서 디스플레이하기





실습





- 자연어 처리에 사용되는 데이터
  - 입력단위: 기본적으로 문장 단위
    - 한 줄에 한 문장 요구
    - 여러 문장이 한 줄에 있거나, 한 문장이 여러 줄에 걸쳐 있는 경우
      - → 문장 단위 분절이 요구됨





- 문장 단위 분절의 기준
  - 마침표(.)를 기준으로 잡으면 → U.S와 같은 약자, 3.14와 같은 소수점 등의 문제 발생
  - 적절한 알고리즘 또는 모델이 필요함
    - → 직접 구현하기 어려우므로 잘 알려진 자연어 처리 툴킷, 패키지 등의 활용 권장



- 단어 단위 분절: 토크나이징(형태소 분석)
  - 풀고자 하는 문제에 따라 형태소 분석 또는 단순 분절을 통한 정규화 수행
  - 가장 기본적인 기준은 띄어쓰기
    - 비슷한 문화권인 한국, 중국, 일본의 경우
      - 한국: 근대 이후 띄어쓰기 도입. 아직 제대로 사용하지 못하는 사람 많음
      - 중국: 띄어쓰기 사용하지 않음. 문자단위로 처리해도 그다지 차이가 없음
      - 일본: 띄어쓰기 사용하지 않음. 적절한 언어모델 구성을 위해 띄어쓰기가 요구되고 있음
    - 영어의 경우
      - 띄어쓰기가 필수. 대부분의 경우 규칙이 잘 지켜짐



- NLTK (Natural Language Toolkit)
  - 자연어 처리 기능을 제공하는 파이썬 라이브러리
  - 텍스트로부터 단어 개수, 출현 빈도, 어휘 다양도 같은 통계적인 정보를 쉽게 얻을 수 있음
  - 손쉽게 이용할 수 있도록 모듈 형식으로 기능을 제공함

- 전처리 모듈: 분류 토큰화(tokenization), 스테밍(stemming) 등
- 분석 모듈: 구문분석(parsing), 클러스터링, 감정 분석(sentiment analysis), 태깅(tagging) 등
- 추론 모듈: 시맨틱 추론(semantic reasoning) 등
- 각 모듈은 최소 2개 이상의 알고리즘을 제공하여 사용자가 원하는 알고리즘을 선택할 수 있도록 지원

(예) 분류 알고리즘의 경우 SVMs, 나이브 베이즈, 로지스틱 회귀와 결정 트리를 제공 중. 이들 중 하나를 선택해 분류 알고리즘을 적용할 수 있음



- 문서화가 잘 되어 있음
- 포럼이 활성화 되어 있어 개발 지원을 받을 수 있음
- 많은 레퍼런스를 포함함
- 속도가 다소 느림

- 원래 한국어를 지원하지 않았기때문에 국내 연구자들이 KoNLTK와 같은 모듈을 개발하여 사용하였음
- 최근 한국어도 지원 언어에 포함됨.



#### • 각 언어별 주요 자연어 처리 지원 패키지

| 언어  | 패키지명            | 개발언어                | 특징                                                                                  |
|-----|-----------------|---------------------|-------------------------------------------------------------------------------------|
| 한국어 | Mecab           | C++                 | 일본어 Mecab을 Wrapping함. 속도가 가장 빠르지만 설치가 까다로움<br>정상적으로 설치를 성공한 경우, KoNLPy에서 호출하여 사용 가능 |
| 한국어 | KoNLPy          | Python Wrapping(복합) | Pip를 통해 설치 가능. 사용이 쉬움. 일부 모듈의 경우 속도가 느림                                             |
| 일본어 | Mecab           | C++                 | 속도 빠름                                                                               |
| 중국어 | Stanford Parser | Java                | 미국 스탠포드에서 개발                                                                        |
| 중국어 | PKU Parser      | Java                | 북경대에서 개발. 스탠포드 파서와 성능 차이가 거의 없음                                                     |
| 중국어 | Jieba           | Python              | 가장 최근에 개발됨. 파이썬으로 개발되어 시스템 구성에 용이함                                                  |

27



# 실습





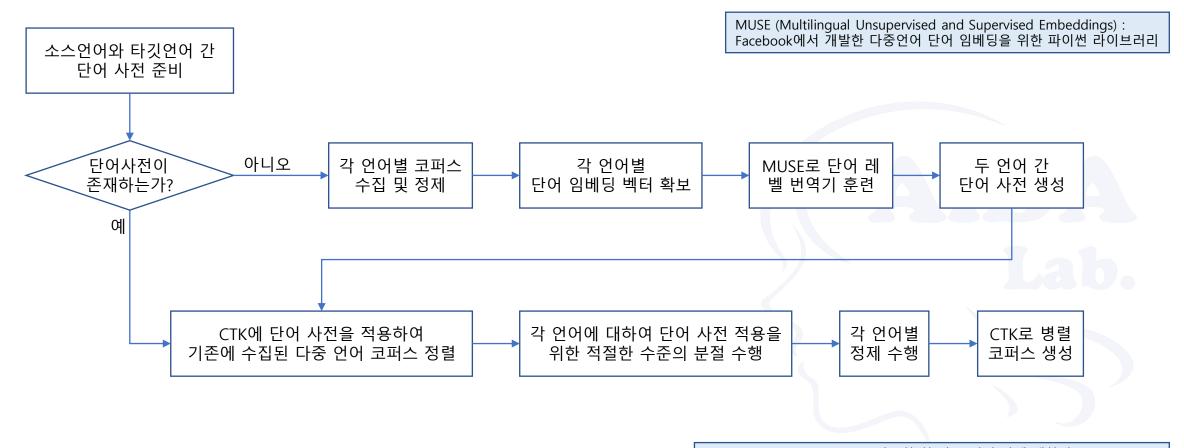
- 병렬 코퍼스
  - 동일한 내용을 가진 복수 언어 말뭉치(코퍼스)
    - 예: 한국어 원문과 영어 번역문을 문장 단위로 대응시켜 DB를 구축한 것
  - 데이터 자체가 복수 언어를 대상으로 만들기 때문에 언어의 대조 연구나 기계번역, 대역 사전구축, 언어 교육(작문 교육, 회화 교육) 등에 유용하게 사용됨



- 병렬 코퍼스 정렬
  - 대부분의 병렬 코퍼스들은 "여러 문장" 단위로 정렬
    - 예: 영자 신문에서 크롤링한 영문기사와 한글기사의 매핑
      - → 문서 간의 매핑
      - → 문장 사이의 정렬은 이루어지지 않음
      - → 각 문장을 정렬하고 동일한 내용의 문장끼리 매핑해 주어야 함
      - → 불필요한 내용 정리, 문장 간 정렬 재정비 등의 작업이 요구됨



#### • 병렬 코퍼스 제작 프로세스

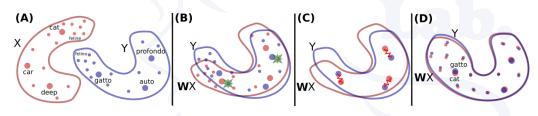


CTK (Champollion Toolkit) : 가능한 한 많은 언어 쌍에 대하여 즉시 사용할 수 있는 병렬 텍스트 문장 정렬도구를 제공하는 오픈소스 툴 킷



#### • 사전 생성

- 단어 사전 구축에는 많은 비용이 요구됨
  - 기 구축된 사전 활용 또는 MUSE를 이용한 단어 사전 자동 생성(구축) 활용
    - MUSE: 병렬 코퍼스가 없는 상황에서 사전 구축을 위한 방법, 코드 제공
      - 각 단일 언어 코퍼스를 통해 구축한 언어별 단어 임베딩 벡터에 대해 다른 언어의 임베딩 벡터와 매핑을 통하여 단어간 번역 수행
      - 비지도 학습을 적용한 모델



• 구축된 사전은 CTK의 입력으로 사용됨

https://github.com/facebookresearch/MUSE/blob/main/outline\_all.png



#### • MUSE를 통한 비지도 학습의 결과인 단어사전의 예

```
stories <> 이야기
stories <> 소설
contact <> 연락
contact <> 연락처
contact <> 접촉
green <> 녹색
green <> 초록색
green <> 빨간색
```

```
dark <> 어두운
dark <> 어둠
dark <> 짙
song <> 노래
song <> 곡
song <> 음악
salt <> 소금
```

- 비지도 학습이지만 꽤 정확한 단어간 번역을 확인할 수 있음
- <>을 구분 문자로 사용



#### • CTK를 활용한 정렬

- CTK (Champollion Toolkit)
  - 구축된 단어사전을 이용하여 여러 라인으로 구성된 언어별 문서에 대해 문장 정렬 수행
  - 정렬 결과 예시

타깃언어의 1, 2, 3번째 문장: 짝을 찾지 못해서 버려짐

소스언어의 1, 2, 3번째 문장: 타깃 언어의 4, 5, 6번째 문장과 매핑

소스언어의 4, 5번째 문장: 타깃 언어의 7번 문장과 매핑 소스언어의 6, 7, 8번째 문장: 타깃 언어의 8, 9, 10번째 문장과 매핑

소스언어의 9번 문장: 짝을 찾지 못해서 버려짐

일대일, 일대다, 다대일 매핑 가능 버려지는 경우도 가능

### 서브워드 분절



- 서브워드 분절 기법
  - "단어는 의미를 가진 더 작은 서브워드들의 조합으로 이루어진다"는 가정 하 에 적용되는 알고리즘
  - BPE(Byte Pair Encoding) 알고리즘을 기반으로 함
  - 현재 시점에서 필수 전처리 방법으로 꼽힘

영어와 한국어의 서브워드 분절 사례

| 언어  | 단어          | 조합                                           |
|-----|-------------|----------------------------------------------|
| 영어  | concentrate | con(=together) + centr(=center) + ate(=make) |
| 한국어 | 집중(集中)      | 集(모을 집) + 中(가운데 중)                           |

35

### 서브워드 분절



- 서브워드 분절 효과
  - 적절하게 분절하면 어휘 수 감소 및 희소성의 효과적 감소 가능
  - Unknown 토큰에 대한 효율적인 대처 가능
    - 자연어 처리에서는 문장을 입력 받을 때 단어들의 시퀀스로 받아들임
    - Unknown이 발생하면 언어모델의 확률이 크게 하락하고 적절한 문장 생성이 어려워짐