NATURAL LANGUAGE PROCESSING

LECTURE 7: Preprocessing







INDEX

- I. Tokenization Pipeline
- 2. Normalization
- 3. Pre-tokenization
- 4. Crawl and Pre-process Naver Movie Reviews

Tokenization Pipeline

Normalization

: a set of operations you apply to a raw string to make it less random or "cleaner".

Pre-Tokenization

: Pre-tokenization is the act of splitting a text into smaller objects that give an upper bound to what your tokens will be at the end of training. A good way to think of this is that the pre-tokenizer will split your text into "words" and then, your final tokens will be parts of those words.

Tokenization

: Once the input texts are normalized and pre-tokenized, the Tokenizer applies the model on the pre-tokens. This is the part of the pipeline that needs training on your corpus (or that has been trained if you are using a pretrained tokenizer). E.g., Byte Pair Encoding (BPE), Unigram, .. etc

Post-Processing

Normalization

- Cleaning: remove noise data from the corpus
- Normalization: normalize representations of words (e.g., cased / uncased)
- Stemming, Lemmatization
- Cased / Uncased
- Removing unnecessary words
 - Rare words
 - Words with a very short length
- Regular Expression

- Regular expression can be used if the noise data has a certain pattern
 - Regular Expression: a sequence of characters that specifies a search pattern
 - In python, we can use re package or NLTK.

```
import re
text="Regular expression : A regular expression, regex or regexp[1] (sometimes called a rational expression)[2][3] i
s, in theoretical computer science and formal language theory, a sequence of characters that define a search patter
n."
re.sub('[^a-zA-Z]',' ',text)
```

'Regular expression A regular expression regex or regexp sometimes called a rational expression is in theoretical computer science and formal language theory a sequence of characters that define a search pattern '

특수 문 자	설명
	한 개의 임의의 문자를 나타냅니다. (줄바꿈 문자인 \n는 제외)
?	앞의 문자가 존재할 수도 있고, 존재하지 않을 수도 있습니다. (문자가 0개 또는 1개)
*	앞의 문자가 무한개로 존재할 수도 있고, 존재하지 않을 수도 있습니다. (문자가 0개 이상)
+	앞의 문자가 최소 한 개 이상 존재합니다. (문자가 1개 이상)
^	뒤의 문자로 문자열이 시작됩니다.
\$	앞의 문자로 문자열이 끝납니다.
{숫자}	숫자만큼 반복합니다.
{숫자1, 숫자2}	숫자1 이상 숫자2 이하만큼 반복합니다. ?, *, +를 이것으로 대체할 수 있습니다.
{숫자,}	숫자 이상만큼 반복합니다.
[]	대괄호 안의 문자들 중 한 개의 문자와 매치합니다. [amk]라고 한다면 a 또는 m 또는 k 중 하나라도 존재하면 매치를 의미합니다. [a-z]와 같이 범위를 지정할 수도 있습니다. [a-zA-Z]는 알파벳 전체를 의미하는 범위이며, 문자열에 알파벳이 존재하면 매치를 의미합니다.
[^문자]	해당 문자를 제외한 문자를 매치합니다.
I	AIB와 같이 쓰이며 A 또는 B의 의미를 가집니다.

문자 규칙	설명
\	역 슬래쉬 문자 자체를 의미합니다
\d	모든 숫자를 의미합니다. [0-9]와 의미가 동일합니다.
\D	숫자를 제외한 모든 문자를 의미합니다. [^0-9]와 의미가 동일합니다.
\s	공백을 의미합니다. [\t\n\r\f\v]와 의미가 동일합니다.
\S	공백을 제외한 문자를 의미합니다. [^ \t\n\r\f\v]와 의미가 동일합니다.
\w	문자 또는 숫자를 의미합니다. [a-zA-Z0-9]와 의미가 동일합니다.
\W	문자 또는 숫자가 아닌 문자를 의미합니다. [^a-zA-Z0-9]와 의미가 동일합니다.

• Functions in re module

모듈 함수	설명
re.compile()	정규표현식을 컴파일하는 함수입니다. 다시 말해, 파이썬에게 전해주는 역할을 합니다. 찾고자 하는 패턴이 빈번한 경우에는 미리 컴파 일해놓고 사용하면 속도와 편의성면에서 유리합니다.
re.search()	문자열 전체에 대해서 정규표현식과 매치되는지를 검색합니다.
re.match()	문자열의 처음이 정규표현식과 매치되는지를 검색합니다.
re.split()	정규 표현식을 기준으로 문자열을 분리하여 리스트로 리턴합니다.
re.findall()	문자열에서 정규 표현식과 매치되는 모든 경우의 문자열을 찾아서 리스트로 리턴합니다. 만약, 매치되는 문자열이 없다면 빈 리스트가 리턴됩니다.
re.finditer()	문자열에서 정규 표현식과 매치되는 모든 경우의 문자열에 대한 이터레이터 객체를 리턴합니다.
re.sub()	문자열에서 정규 표현식과 일치하는 부분에 대해서 다른 문자열로 대체합니다.

- Why we use re.compile?
 - To reuse the regular expression
 - If you use only few times for each pattern, you do not have to compile all of them

The sequence

```
prog = re.compile(pattern)
result = prog.match(string)
```

is equivalent to

```
result = re.match(pattern, string)
```

but using re.compile() and saving the resulting regular expression object for reuse is more efficient when the expression will be used several times in a single program.

Note: The compiled versions of the most recent patterns passed to re.match(), re.search() or re.compile() are cached, so programs that use only a few regular expressions at a time needn't worry about compiling regular expressions.

Example

What does this regex mean?

^[\w*]\$

python regex syntax

Example

What does this regex mean?

^[\w*]\$

python regex syntax



Quick answer: $^[\w*]$ \$ will match a string consisting of a single character, where that character is alphanumeric (letters, numbers) an underscore (_) or an asterisk (*).

64

Details:



 The "\w" means "any word character" which usually means alphanumeric (letters, numbers, regardless of case) plus underscore (_)



- The " ^ " "anchors" to the beginning of a string, and the " \$ " "anchors" To the end of a string, which means that, in this case, the match must start at the beginning of a string and end at the end of the string.
- The [] means a character class, which means "match any character contained in the character class".

It is also worth mentioning that normal quoting and escaping rules for strings make it very difficult to enter regular expressions (all the backslashes would need to be escaped with additional backslashes), so in Python there is a special notation which has its own special quoting rules that allow for all of the backslashes to be interpreted properly, and that is what the "r" at the beginning is for.

Note: Normally an asterisk (*) means "0 or more of the previous thing" but in the example above, it does *not* have that meaning, since the asterisk is *inside* of the character class, so it loses its "special-ness".

Example

What does this regex mean?

```
^[\w*]$
```

python regex syntax

```
import re
I = 'I'
my = 'my'
mine = 'mine'
ex1 = re.compile('^[\w*]$')
for x in [I, my, mine]:
    print(f'\'{x}\' matchs \t {ex1.match(x)}')
    \# ex1.match(x) == re.match('^[\w*]$', x)
'I' matchs
                 <re.Match object; span=(0, 1), match='I'>
'my' matchs
                 None
'mine' matchs
                 None
ex2 = re.compile('^[\w]*$')
for x in [I, my, mine]:
    print(f'\'{x}\' matchs \t {ex2.match(x)}')
    \# ex2.match(x) == re.match('^[\w]*$', x)
'I' matchs
                 <re.Match object; span=(0, 1), match='I'>
'my' matchs
                 <re.Match object; span=(0, 2), match='my'>
'mine' matchs
                 <re.Match object; span=(0, 4), match='mine'>
```

RegexpTokenizer in NLTK

```
import nltk
from nltk.tokenize import RegexpTokenizer
tokenizer=RegexpTokenizer("[\w]+")
print(tokenizer.tokenize("Don't be fooled by the dark sounding name, Mr. Jone's Orphanage is as cheery as cheery goe
s for a pastry shop"))

['Don', 't', 'be', 'fooled', 'by', 'the', 'dark', 'sounding', 'name', 'Mr', 'Jone', 's', 'Orphanage', 'is', 'as', 'c
heery', 'as', 'cheery', 'goes', 'for', 'a', 'pastry', 'shop']
```

- Basic approach: (I) remove special characters (, .!?) (2) split by whitespace
- What if special characters are semantically important?
 - e. g., apostrophe aren't, don't, ...

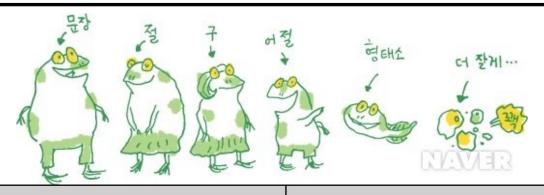
교착어

[膠着語 , agglutinating language 🕡]

언어 유형학적 분류의 한 갈래로서, 실질 형태소인 어근(語根, root)에 형식 형태소인 접사(接辭, affix)를 붙여 단어를 파생시키거나 문법적 관계를 나타내는 언어를 가리킨다. 접사는 기능에 따라 단어의 의미를 파생시키는 파생 접사와 단어의 문법적 관계를 표시하는 굴절 접사로 구분되며, 붙는 위치에 따라 접두사·접미사·접요사 등으로 분류된다. 교착어의 접사는 대체로 한 가지 기능만들당하며, 어근과 각 접사들은 선명하게 구분되므로 기계적인 부착·분리·교체가 이루어진다. 대표적인 교착어로는 국어를 비롯하여 일본어, 몽골어, 터키어, 헝가리어, 핀란드어, 스와힐리어, 타밀어, 자바어, 타갈로그어 등이 있다.

- Korean text data requires much more considerations since it is agglutinating language (교착어)
 - Rather than splitting by whitespace, the morpheme(형태소) has to be carefully considered.
 - Moreover, spacing in Korean text data should be corrected in most cases.
 - Korean text preprocessing tools:
 - Supervised learning based: KoNLPy, Khaiii
 - Unsupervised learning based: soynlp

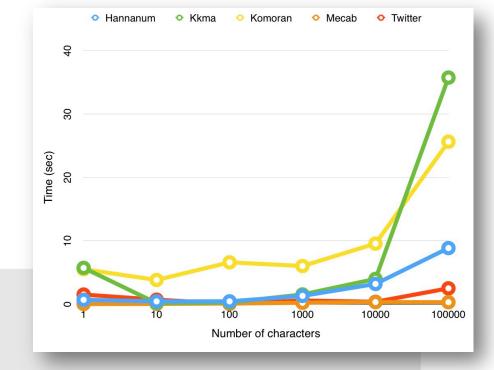
형태소: 뜻을 가진 최소 단위



구분	정의	예시
문장 sentence	뜻을 가진 하나의 단위	'춘향은 몽룡이 노래를 부르는 소리에 잠에서 퍼뜩 깼다.'
절 clause	'주어-서술어'	'춘향은 소리에 잠에서 퍼뜩 깼다.', '몽룡이 노래를 부르는'
구 phrase	띄어쓰기를 하는 어절들의 집합 (어절과 같을 수 있음)	'춘향은', '소리에 잠에서 퍼뜩 깼다.', '몽룡이', '노래를 부르는'
어절	띄어쓰기가 되어 있는 것	춘향은, 몽룡이, 노래를, 부르는, 소리에, 잠에서, 퍼뜩, 깼다
단어 word	문법상의 일정한 뜻을 가지는 말의 최소 단위	춘향, 은, 몽룡, 이, 노래, 를, 부르는, 소리, 에, 잠, 에서, 퍼뜩, 깼다
형태소 morpheme	뜻을 가지고 있는 가장 작은 단위 (문법적인 정보도 일종의 뜻에 속함)	 춘향, 은, 몽룡, 이, 노래, 를, 소리, 에, 에서, 퍼뜩 부르는 = 부르 + 는 잠 = 자 + ㅁ 깼다 = 깨 + 었 +다

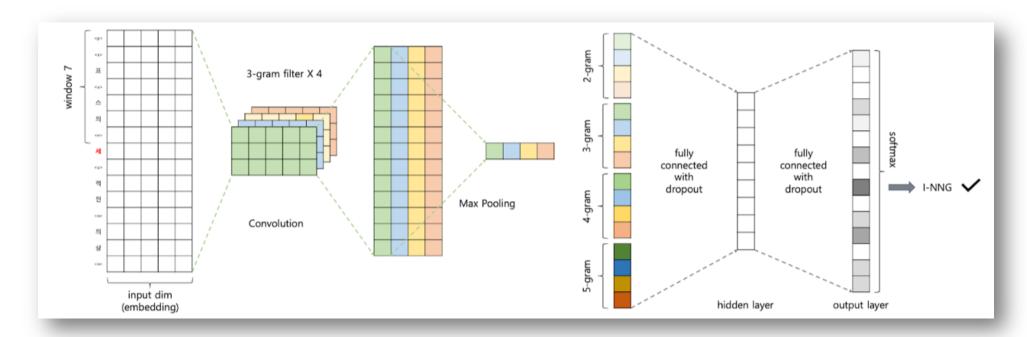
- KoNLPy(<u>https://konlpy.org/en/latest/</u>)
 - Korean NLP in python open source morpheme analyzers (tokenizer)
 - Hannanum, Kkma, Komoran, Mecab, Okt Classes
 - tokenizer.morphs(text) : Parse phrase to morphemes
 - tokenizer.nouns(text): Noun extractors
 - tokenizer.pos(text) : POS tagger

text = '환영합니다! 자연어 처리 수업은 재미있게 듣고 계신가요?'
['환영', '하', 'ㅂ니다', '!', '자연어', '처리', '수업', '은', '재미있', '게', '듣', '고', '계시', 'ㄴ가요', '?']
['환영', '자연어', '처리', '수업']



[('환영', 'NNG'), ('하', 'XSV'), ('ㅂ니다', 'EFN'), ('!', 'SF'), ('자연어', 'NNG'), ('처리', 'NNG'), ('수업', 'NNG'), ('은', 'JX'), ('재미있', 'VA'), ('게', 'ECD'), ('듣', 'VV'), ('고', 'ECE'), ('계시', 'VXA'), ('ㄴ가요', 'EFQ'), ('?', 'SF')]

- Khaiii(https://tech.kakao.com/2018/12/13/khaiii/)
 - Kakao Hangul Analyzer III
 - Trained data: 세종코퍼스
 - Model: CNN



PyKoSpacing

(https://github.com/haven-jeon/PyKoSpacing)

 띄어쓰기가 되어 있지 않은 문장을 띄어쓰기가 되어 있는 문장으로 바꿔줌.

```
sent = '구름 자연어 처리 전문가 양성 과정 1기에 오신 여러분을 환영합니다!'
new_sent = sent.replace(" ", '') # 띄어쓰기가 없는 문장 임의로 만들기
print(new_sent)
구름자연어처리전문가양성과정1기에오신여러분을환영합니다!
from pykospacing import Spacing
spacing = Spacing()
kospacing sent = spacing(new sent)
print('띄어쓰기가 없는 문장 :\n', new_sent)
print('정답 문장:\n', sent)
print('띄어쓰기 교정 후:\n', kospacing sent)
띄어쓰기가 없는 문장:
구름자연어처리전문가양성과정1기에오신여러분을환영합니다!
정답 문장:
   자연어 처리 전문가 양성 과정 1기에 오신 여러분을 환영합니다!
띄어쓰기 교정 후:
 구름자연어 처리 전문가 양성과정 1기에 오신 여러분을 환영합니다!
```

Py-Hanspell

(https://github.com/ssut/py-hanspell)

 네이버 한글 맞춤법 검사기를 바탕으로 만들어진 패키지

```
from hanspell import spell_checker

sent = "맞춤법 틀리면 외 않되? 쓰고싶은대로쓰면돼지 "
spelled_sent = spell_checker.check(sent)

hanspell_sent = spelled_sent.checked
print(hanspell_sent)

맞춤법 틀리면 왜 안돼? 쓰고 싶은 대로 쓰면 되지
```

- soynlp (https://github.com/lovit/soynlp)
 - Tokenizer is trained from given data pattern by unsupervised learning.
 - Word score using data statistics: if the score is large, soynlp consider the word as a morpheme.
 - Cohesion probability 주어진 문자열이 함께 등장할 경우, 응집 확률이 높음.
 - Branching entropy 단어 앞뒤로 다양한 다른 단어가 등장할 경우, 브랜칭 엔트로피가 높음.

크롤링과 데이터 전처리 실습

• 네이버 영화 감상평을 크롤링하고 정제해봅시다.

Next time...

Normalization

: a set of operations you apply to a raw string to make it less random or "cleaner".

Pre-Tokenization

: Pre-tokenization is the act of splitting a text into smaller objects that give an upper bound to what your tokens will be at the end of training. A good way to think of this is that the pre-tokenizer will split your text into "words" and then, your final tokens will be parts of those words.

Tokenization

: Once the input texts are normalized and pre-tokenized, the Tokenizer applies the model on the pre-tokens. This is the part of the pipeline that needs training on your corpus (or that has been trained if you are using a pretrained tokenizer). E.g., Byte Pair Encoding (BPE), Unigram, .. etc

Post-Processing