NATURAL LANGUAGE PROCESSING

LECTURE 7: Preprocessing







INDEX

- I. Tokenization Pipeline
- 2. Normalization
- 3. Pre-tokenization

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.

The Model

: 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). 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 | AlB와 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. |

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"))

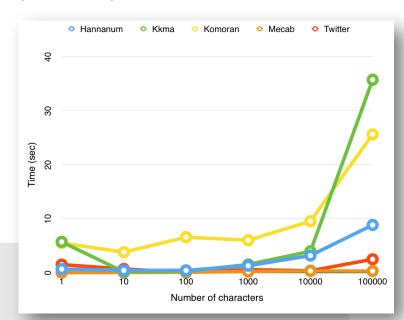
['Don', 't', 'be', 'fooled', 'by', 'the', 'dark', 'sounding', 'name', 'Mr', 'Jone', 's', 'Orphanage', 'is', 'as', 'c
heery', 'as', 'cheery', 'goes', 'for', 'a', 'pastry', 'shop']
```

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

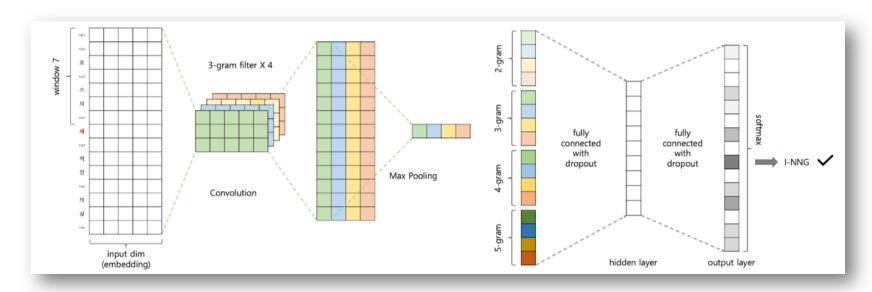
- KoNLPy(https://konlpy.org/en/latest/)
 - Korean NLP in python open source morpheme analyzers (tokenizer)
 - Hannanum, Kkma, Komoran, Mecab, Okt Classes
 - tokenizer.morphs(text) : Parse phrase to morphemes
 - tokenizer.nouns(text) : Noun extractors
 - tokenizer.pos(text) : POS tagger

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:
구름 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.