# 03.01.01 NLTK 자연어 처리 패키지

# 1. NLTK 패키지 설치

# 2. 샘플 말뭉치 다운로드

- book, movie reviews, punkt, stopwords

#### In [ ]:

```
import nltk
nltk.download("book")
nltk.download("movie_reviews")
nltk.download("punkt")
nltk.download("stopwords")
```

# 2-1. 구텐베르크 샘플 말뭉치 목록

```
In [10]:
```

```
nltk.corpus.gutenberg.fileids()
```

### Out[10]:

```
['austen-emma.txt',
 'austen-persuasion.txt',
 'austen-sense.txt',
 'bible-kjv.txt',
 'blake-poems.txt'
 'bryant-stories.txt',
 'burgess-busterbrown.txt',
 'carroll-alice.txt',
 'chesterton-ball.txt'
 'chesterton-brown.txt',
 'chesterton-thursday.txt',
 'edgeworth-parents.txt',
 'melville-moby dick.txt',
 'milton-paradise.txt',
 'shakespeare-caesar.txt',
 'shakespeare-hamlet.txt',
 'shakespeare-macbeth.txt',
 'whitman-leaves.txt']
```

# 2-2. 제인오스틴 - 엠마 말뭉치

#### In [9]:

```
emma_raw = nltk.corpus.gutenberg.raw("austen-emma.txt")
print(emma_raw[:702])
```

[Emma by Jane Austen 1816]

VOLUME I

CHAPTER I

Emma Woodhouse, handsome, clever, and rich, with a comfortable home and happy disposition, seemed to unite some of the best blessings of existence; and had lived nearly twenty-one years in the world with very little to distress or vex her.

She was the youngest of the two daughters of a most affectionate, indulgent father; and had, in consequence of her sister's marriage, been mistress of his house from a very early period. Her mother had died too long ago for her to have more than an indistinct remembrance of her caresses; and her place had been supplied by an excellent woman as governess, who had fallen little short of a mother in affection.

# 3. 토큰화

```
- 말뭉치(텍스트 데이터)를 "토큰"이라 불리는 작은 단위로 나누는 행위
```

```
- 영어 : '단어'를 토큰으로 사용하는 경우가 일반적
ex) I am a boy. = I + am + a + boy + .
```

- 한국어 : 의미가 같은 정규화된 형태소 ex) 나는 소년이다. = 나 + 는 + 소년 + 이 + 다 + .
- 정규화 : 의미와 쓰임이 같은 단어를 같은 토큰으로 표시 am I a boy? / Am I a boy? 의 'am'과 'Am' 은 같은 토큰 I am / He is / you are ==>> am is are 는 be 라는 토큰으로 표시 fly -> fly/v , fly/n ==>> 파리, 날다 라는 것 구분해서 토큰화
  - 1) 대소문자 통합
  - 2) 어간 추출
  - 3) 표제어 추출
  - 4) 품사 부착
  - 5) 불용어
- 어간 추출(stemming) : 실제 의미는 같지만, 형태만 다른 경우, 어간과 접사 구분 후 접사 삭제 or 교체

어간(stem) : 단어의 의미를 담고 있는 핵심 부분 접사(affix) : 단어에 부가적인 의미를 주는 부분

단순 알고리즘 사용 : PORTER 알고리즘, lancaster 알고리즘

\*사실, 표제어추출 알고리즘을 적용해야 정확하지만, 이는 복잡, 어려워서 일단 부정확하더라도 stemming으로

we fly

she flies ==>> fly가 어간 ==>> fl 이라는 어간이 남음 she flew

- 표제어추출(lemmatization): wordnet (사전정보) 사용
- 품사부착

품사 = part of speech, POS : 명사, 동사, 형용사, 부사 ... 동일한 철자 but, 다른 의미 => 다른 토큰화 필요 ex) permit : 허가하다, 허가증 => 서로 다른 토큰화 필요

- 불용어 (stopwords)
- : 분석의 필요성이 없는 단어. 모든 문서에 너무 자주 쓰이는 단어. 너무 드물게 나타나는 단어.
  - ex) 관사(a, the, an), 조사(은,는,이,가, ~다)

# 3-1. 토큰화 실습

# 1) 토큰화

- word\_tokenize

## In [12]:

```
# emma_raw 의 일부 데이터 추출
sent = emma_raw[50:196]
print(sent)
```

Emma Woodhouse, handsome, clever, and rich, with a comfortable home and happy disposition, seemed to unite some of the best blessings of existence

```
In [13]:
```

```
# word_tokenize 메서드 적용
from nltk.tokenize import word_tokenize
word_tokenize(sent)

Out[13]:
```

```
['Emma',
 'Woodhouse',
 'handsome',
 ',',
 'clever',
 ',',
 'and',
 'rich',
 ',',
 'with',
 'a',
 'comfortable',
 'home',
 'and',
 'happy',
 'disposition',
 'seemed',
 'to',
 'unite',
 'some',
 'of',
 'the',
 'best',
 'blessings',
 'of',
 'existence']
```

# 2) 어간추출 (stemming)

- PorterStemmerLancasterStemmer

## In [18]:

```
from nltk import PorterStemmer, LancasterStemmer

st1 = PorterStemmer()
st2 = LancasterStemmer()

words = ["fly", "flies", "flying", "flew", "flown"]

print("Porter Stemmer :", [st1.stem(w) for w in words])
print("Lancaster Stemmer:", [st2.stem(w) for w in words])

Porter Stemmer : ['fli', 'fli', 'fli', 'flew', 'flown']
Lancaster Stemmer: ['fly', 'fli', 'fly', 'flew', 'flown']
```

# 3) 표제어추출 (lemmatizer)

- WordNetLemmatizer

```
In [20]:

from nltk.stem import WordNetLemmatizer

lm = WordNetLemmatizer()

[lm.lemmatize(w, pos="v") for w in words] #pos 아규먼트 : 동사, 형용사 등 품사 명시
(v=동사)

Out[20]:
['fly', 'fly', 'fly', 'fly', 'fly']

4) 품사 부착

- 앞뒤의 문맥을 보며, 품사가 무엇인지 태강해주는 것
- pos tag
```

NNP: 단수 고유명사

VB: 동사

VBP: 동사 현재형

TO: to 전치사

NN: 명사(단수형 혹은 집합형)

DT: 관형사

#### In [22]:

```
from nltk.tag import pos_tag
sentence = "Emma refused to permit us to obtain the refuse permit"
tagged_list = pos_tag(word_tokenize(sentence))
tagged_list
```

### Out[22]:

```
[('Emma', 'NNP'),
  ('refused', 'VBD'),
  ('to', 'TO'),
  ('permit', 'VB'),
  ('us', 'PRP'),
  ('to', 'TO'),
  ('obtain', 'VB'),
  ('the', 'DT'),
  ('refuse', 'NN'),
  ('permit', 'NN')]
```

# 5) tokenizer

- pos tag 된 상태로 토큰을 아예 만들어버림

```
In [23]:
```

```
def tokenizer(doc):
    return ["/".join(p) for p in tagged_list]

tokenizer(sentence)
```

#### Out[23]:

```
['Emma/NNP',
'refused/VBD',
'to/TO',
'permit/VB',
'us/PRP',
'to/TO',
'obtain/VB',
'the/DT',
'refuse/NN',
'permit/NN']
```

# 4. NLTK 빈도분석

2가지 클래스 사용

- 1) Text 클래스
- 2) FreqDist 클래스

# 4-1) Text 클래스

```
plot : 단어 빈도 그래프
dispersion_plot : 단어 위치 그래프
concordance : 단어 문맥 인쇄
similar : 유사 단어 인쇄
plot : 빈도 그래프
```

#### step1) class 객체 생성

#### In [27]:

```
from nltk import Text

text = Text(word_tokenize(emma_raw))
text
```

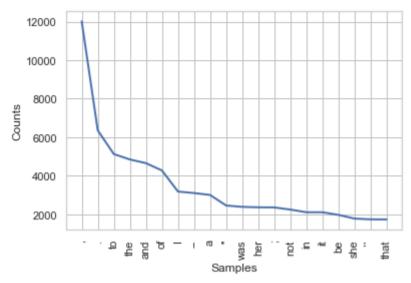
#### Out[27]:

```
<Text: Emma by Jane Austen 1816>
```

## step2) 단어 빈도 그래프

#### In [28]:

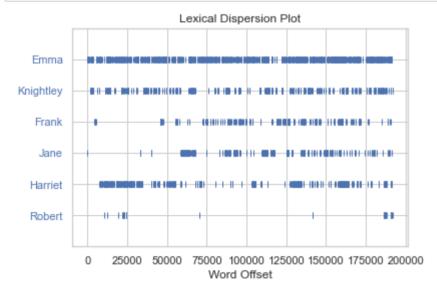
```
# 가장 많이 사용되는 20개 단어의 빈도 그래프
text.plot(20)
```



## step3) 단어 위치

## In [31]:

```
# 전체 스토리 중, 어느 위치 쯤 등장하는 지 확인 가능
# 소설 전체가 20만 단어로 이루어짐(, ! . 등 포함)
# Emma는 주인공이니, 전반적으로 지속적으로 등장함을 확인 가능
text.dispersion_plot(['Emma','Knightley','Frank','Jane','Harriet','Robert'])
```



## step4) 문맥 인쇄

문맥 : 지정한 단어 앞, 뒤에 사용된 단어 concordance 메서드

#### In [32]:

text.concordance('Emma')

```
Displaying 25 of 855 matches:
[ Emma by Jane Austen 1816 ] VOLUME I CHAPT
ane Austen 1816 | VOLUME I CHAPTER I Emma Woodhouse , handsome , cle
ver , and
both daughters , but particularly of Emma . Between them it was mo
re the int
friend very mutually attached , and Emma doing just what she liked
; highly e
r own . The real evils , indeed , of Emma 's situation were the powe
r of havin
ding-day of this beloved friend that Emma first sat in mournful thou
ght of any
ing only half a mile from them ; but Emma was aware that great must
be the dif
y . It was a melancholy change ; and Emma could not but sigh over it
, and wis
the rest of her life at Hartfield . Emma smiled and chatted as chee
rfully as
able to tell her how we all are . '' Emma spared no exertions to mai
ntain this
 ' I have a great regard for you and Emma ; but when it comes to the
question
ful , troublesome creature ! '' said Emma playfully . `` That is wha
t you have
e few people who could see faults in Emma Woodhouse , and the only o
ne who eve
is was not particularly agreeable to Emma herself , she knew it woul
d be so mu
g thought perfect by every body . `` Emma knows I never flatter her
, '' said
t be a gainer . ^{\prime\prime} `` Well , ^{\prime\prime} said Emma , willing to let it pass -
- '' you w
re of meeting every day . '' `` Dear Emma bears every thing so well
, '' said
ss her more than she thinks for . '' Emma turned away her head , div
ided betwe
nd smiles . `` It is impossible that Emma should not miss such a com
panion ,
en one matter of joy to me , '' said Emma , '' and a very considerab
le one --
od to them , by interference . '' `` Emma never thinks of herself ,
if she can
etter thing . Invite him to dinner , Emma , and help him to the best
of the fi
 could not think , without pain , of Emma 's losing a single pleasur
e , or suf
of her companionableness : but dear Emma was of no feeble character
; she was
, was so just and so apparent , that Emma , well as she knew her fat
her , was
```

## step5) 유사단어 검색

```
지정한 단어의 문맥(앞과 뒤 단어)이 같은 단어를 출력
similar 메서드
```

#### In [33]:

```
# Emma 라는 단어와 문맥이 같은 단어 중, 가장 같은 단어 출력
text.similar('Emma',1)
```

she

## step6) 공통 문맥 인쇄

지정한 2개 단어의 공통 문맥 인쇄 common contexts

## In [36]:

```
# 분석 결과, 'but emma was' 또는 'but she was'라는 문맥이 제일 많이 사용되었음
text.common contexts(['Emma','She'],1)
```

but was

# 4-2) FreqDist 클래스

- 문서에 사용된 토큰(단어)의 빈도수 출력
- Text 클래스의 vocab 메서드
- 토큰리스트를 넣어서 직접 만들 수 있음

```
- N : 빈도(횟수)
```

- freq : 빈도(%)

- most common : 최빈 단어

- plot : 최빈 단어 플롯

## step1) FreqDist 클래스를 Text 클래스에서 생성

#### In [38]:

```
fd = text.vocab()
type(fd)
```

#### Out[38]:

nltk.probability.FreqDist

## step2) FreqDist클래스를 토큰 리스트 에서 생성

- Emma 말뭉치 -> 사람의 이름만 모아 FreqDist 클래스 객체 생성
- NNP이면서, 실질적으로는 사람의 이름이 아닌 것은 제외

```
In [43]:
from nltk import FreqDist
In [51]:
stopwords = ["Mr","Mrs","Miss","Mr.","Mrs.","Dear"]
emma tokens = pos tag(word tokenize(emma raw))
name_list = [t[0] for t in emma_tokens if t[1] == "NNP" and t[0] not in stopword
fd name = FreqDist(name list)
fd name
Out[51]:
FreqDist({'Emma': 829, 'Harriet': 477, 'Weston': 429, 'Elton': 374,
'Knightley': 373, 'Woodhouse': 307, 'Jane': 295, 'Fairfax': 232, 'Ch
urchill': 213, 'Frank': 207, ...})
step3) 단어 빈도 분석
   - FregDist 클래스 : 전체 단어수, 특정 단어 출현 횟수/확률 계산 가능
In [55]:
fd name.N(), fd name['Emma'], fd name.freq('Emma')
Out[55]:
(6924, 829, 0.11972848064702483)
```

# In [57]:

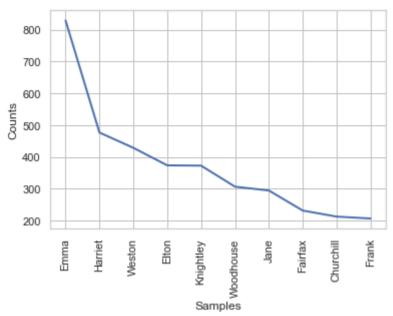
```
fd name.most common(5)
```

#### Out[57]:

```
[('Emma', 829),
 ('Harriet', 477),
 ('Weston', 429),
 ('Elton', 374),
 ('Knightley', 373)]
```

#### In [61]:





## Out[61]:

<matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0x141550490>

# 5. 워드 클라우드

#### In [67]:

```
from wordcloud import WordCloud
wc = WordCloud(width=1000, height=600, background color="white", random state =
plt.imshow(wc.generate_from_frequencies(fd_name))
plt.axis('off')
plt.show()
```



# 예제: 소설 등장인물 이름 워드클라우드 제작

- gutenberg corpus 중, "bible-kjv.txt" 제작

## In [74]:

```
# 1. corpus 다운로드
bible raw = nltk.corpus.gutenberg.raw("bible-kjv.txt")
# # 2. 토큰화 및 포스 태깅
# bible = pos tag(word tokenize(bible raw))
# def tokenizer(doc):
     return ["/".join(p) for p in doc]
# tokenizer(bible)
# # 3. Text 클래스 객체 생성
# text bible = Text(word tokenize(bible raw))
# # 4. FreqDist 클래스 객체 생성
# fd = text bible.vocab()
# type(fd)
```

#### In [75]:

```
# 5. 토큰 리스트 생성
stopwords = ["Mr","Mrs","Miss","Mr.","Mrs.","Dear"]
bible tokens = pos tag(word tokenize(bible raw))
# 6. 이름 리스트 생성
name list = [name[0] for name in bible tokens if name[1] == 'NNP' and name[0] not
in stopwords]
```

## In [77]:

```
# 7. FreqDist 클래스 객체 생성
fd_name = FreqDist(name_list)
# 8. 워드클라우드 생성
wc = WordCloud(width=1000, height=600, background color="white", random state =
plt.imshow(wc.generate_from_frequencies(fd_name))
plt.axis('off')
plt.show()
```

