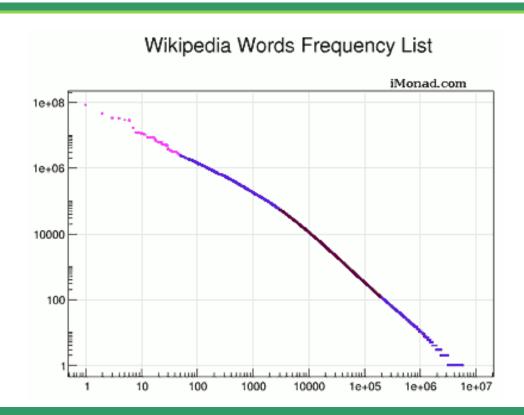
# Text Exploration & Visualization 실습

비정형 데이터 분석을 통한 효율적인 의사결정 박진수 교수

> Big Data Institute, Seoul National University

# 실습 1 – 가장 많이 등장하는 단어 추출하기



·실습 1-3-4의 결과(영화 다크 나이트 리뷰 데이터) 파일을 불러와 가장 많이 사용된 명사 10개를 추출 해 출력해 본다

#### · TIPS

- 텍스트를 lower() 함수를 사용해 소문자로 변환 후 비교한다
- 파이썬의 collections 패키지의 Counter 함수를 사용해 많이 사용된 명사를 추출한다
- POS tag 가 'NN', 'NNS', 'NNP, 'NNPS'인 것을 추출한다

· 출력 결과

```
_ @ X
. 관리자: C:₩Windows₩system32₩cmd.exe
C:\Users\USER\seoul>python 3-1-1.py
[('movie', 341), ('batman', 298), ('film', 242), ('joker', 217), ('ledger', 130)
, ('knight', 129), ('dark', 126), ('heath', 110), ('time', 97), ('action', 83)] 🗏
C:\Users\USER\seou1>
```

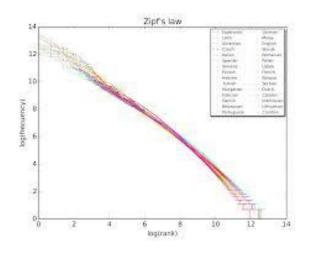
· 영화 '다크 나이트' 리뷰에서 자주 등장한 명사들

단어	빈도수	단어	빈도수
movie	341	knight	129
batman	298	dark	126
film	242	heath	110
joker	217	time	97
ledger	130	action	83

•대부분 영화 및 영화 내용과 관련된 단어임을 알 수 있다

- ·참고: 지프의 법칙(Zipf's Law) [source: <a href="https://en.wikipedia.org/wiki/Zipf%27s\_law">https://en.wikipedia.org/wiki/Zipf%27s\_law</a>]
  - 20/80의 법칙이라고도 하며 우리가 사용하는 일상어에서 소수의 단어들이 빈도수의 대부분을 차지한다는 내용의 법칙이다
  - 예를 들어, 미국 표준 영어에서 "the"가 가장 많이 쓰이며 전체 문서에서 약 7%의 빈도를 보여준다고 한다. 다음으로 많이 사용되는 단어는 "of"와 "and"로 각각 3.5%와 3%의 빈도를 보여준다

· 즉, 지프의 법칙에 따르면 텍스트에서 자주 사용되는 상위 단어 몇 개(즉, 키워드)만 보더라도 텍스트의 내용을 대략적으로 파악할 수 있다



· 실습 1-3-4의 결과(영화 다크 나이트 리뷰 데이터) 파일을 불러와 가장 많이 사용된 형용사 10개를 추출해 출력해 본다

#### · TIPS

- 텍스트를 lower() 함수를 사용해 소문자로 변환 후 비교한다
- 파이썬의 collections 패키지의 Counter 함수를 사용해 많이 사용된 명사를 추출한다
- POS tag 가 'JJ', 'JJR', 'JJS' 인 것을 추출한다

· 출력 결과

```
. 관리자: C:₩Windows₩system32₩cmd.exe
                                                                      - E X
C:\Users\USER\seoul>python 3-1-2.py
[('good', 146), ('great', 77), ('many', 53), ('other', 47), ('more', 43), ('much
', 39), ('comic', 39), ('better', 33), ('christian', 29), ('real', 29)]
C:\Users\USER\seoul>
```

· 영화 '다크 나이트' 리뷰에서 자주 등장한 형용사들

단어	빈도수	단어	빈도수
good	146	much	39
great	77	comic	39
many	53	better	33
other	47	christian	29
more	43	real	29

- · 형용사는 주로 영화에 대한 감정, 혹은 평가와 관련된 단어들이 많은 것을 알 수 있다
- · 29번 등장한 'Christian': 주연 배우인 크리스천 배일(Christian Bale)의 이름이라 자주 등장한 것인데 컴퓨터는 이를 형용사로 인식함 => 컴퓨터 인식의 한계이므로 사람의 개입이 필요한 부분

- · 실습 1-3-5에서 수집했던 다른 영화들의 리뷰에서 자주 등장하는 단어를 추출해 본다
  - 자신이 관심 있는 품사의 단어들을 자유롭게 추출해 출력해 본다

- · TIPS
  - 실습 2-1-2의 영어 문장 POS 태그를 참고한다

· 출력 결과: 영화 '인셉션' 리뷰에서 자주 등장하는 명사들

```
_ @ X
관리자: C:₩Windows₩system32₩cmd.exe
C:\Users\USER\seoul>python 3-1-3-inception.py
[('movie', 311), ('film', 291), ('dream', 264), ('nolan', 148), ('inception', 14
2), ('plot', 90), ('people', 89), ('cobb', 88), ('dreams', 83), ('time', 80)]
C:\Users\USER\seou1>
```

· 출력 결과: 영화 '인셉션' 리뷰에서 자주 등장하는 명사들

```
_ @ X
관리자: C:₩Windows₩system32₩cmd.exe
C:\Users\USER\seoul>python 3-1-3-inception.py
[('movie', 311), ('film', 291), ('dream', 264), ('nolan', 148), ('inception', 14
2), ('plot', 90), ('people', 89), ('cobb', 88), ('dreams', 83), ('time', 80)]
C:\Users\USER\seou1>
```

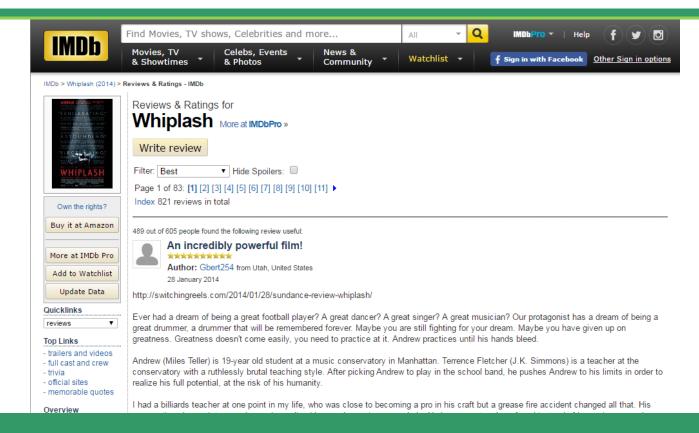
· 출력 결과: 영화 '위플래시' 리뷰에서 자주 등장하는 동사들

```
. 관리자: C:₩Windows₩system32₩cmd.exe
                                                                       _ _
C:\Users\USER\seoul>python 3-1-3-whiplash.py
[('is', 609), ('be', 203), ('was', 179), ('''s", 167), ('have', 158), ('are', 154
), ('do', 97), ('has', 82), ('does', 64), ('get', 61)]
C:\Users\USER\seoul>
```

· 출력 결과: 영화 '올드보이' 리뷰에서 자주 등장하는 부사들

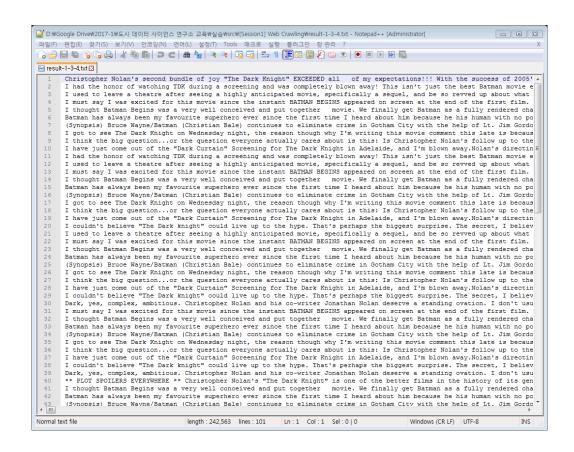
```
. 관리자: C:₩Windows₩system32₩cmd.exe
C:\Users\USER\seoul>python 3-1-3-old_boy.py
[('not', 237), ("n't", 174), ('so', 109), ('just', 79), ('only', 66), ('even', 6
3), ('also', 50), ('very', 48), ('really', 47), ('then', 46)]
C:\Users\USER\seoul>
```

# 실습 2 – IMDb 리뷰 데이터 탐색하기



#### 실습 2-1. 전체 리뷰의 토큰 개수 출력하기

- · 실습 1-3-4에서 수집하였던 영화 '다크 나이트(The Dark Knight)' 리뷰를 불러와 전체 리뷰를 토큰화 하고 토큰의 개수를 출력해 본다
  - 전체 토큰의 개수와 중복되지 않는(unique) 토큰의 개수를 출력해 보자



## 실습 2-1. 전체 리뷰의 토큰 개수 출력하기

- · TIPS
  - 리뷰를 토큰화할 때 lower 함수를 사용해 소문자로 변환한 뒤 토큰화한다
  - NItk의 Text 함수를 사용한다
    - nltk.Text()는 전체 문서(corpus)를 쉽고 간단하게 탐색할 수 있도록 도와준다
  - Unique한 토큰의 개수를 출력하기 위해서는 리스트를 셋(set)으로 변환한다
  - 분석의 효율성을 위해 Stopwords를 제거한다

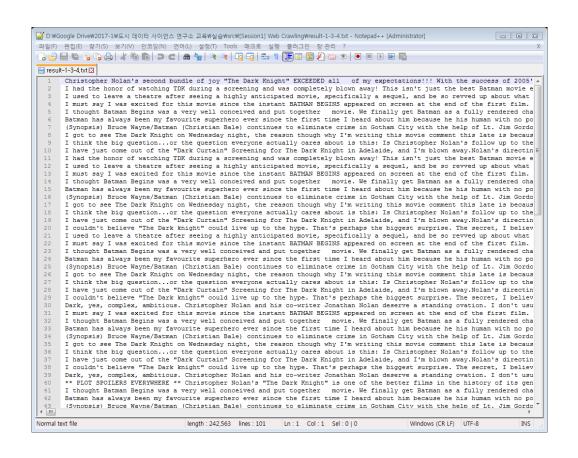
## 실습 2-1. 전체 리뷰의 토큰 개수 출력하기

· 출력 결과

```
 관리자: C:₩Windows₩system32₩cmd.exe
                                                                   - 0
C:\Users\USER\seoul>python 3-2-1.py
21504 ---> 전체 토큰의 개수
4636 ---> Unique한 토큰의 개수
C:\Users\USER\seou1>
```

#### 실습 2-2. 토큰의 등장 횟수 시각화하기

· 실습 1-3-4에서 수집하였던 영화 '다크 나이트(The Dark Knight)' 리뷰를 토큰화한 뒤 가장 많이 등장 하는 토큰 50개의 등장 횟수를 그래프로 시각화해본다



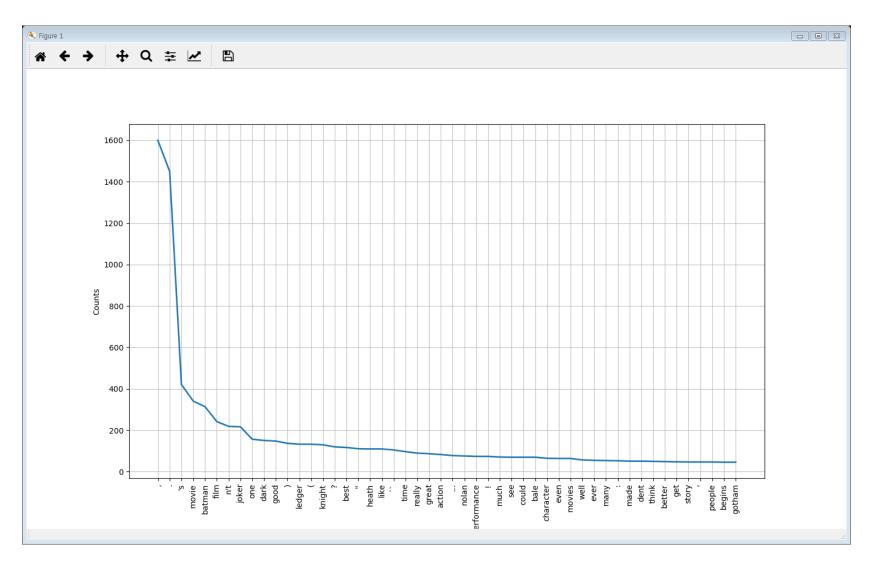
# 실습 2-2. 토큰의 등장 횟수 시각화하기

#### · TIPS

- nltk의 Text 함수를 사용해 토큰화한 결과를 저장한다
- plot 함수를 사용해 그래프를 시각화해본다

## 실습 2-2. 토큰의 등장 횟수 시각화하기

· 출력 결과



## 실습 2-3. 문맥상 유사한 단어 출력하기

· 실습 1-3-4에서 수집하였던 영화 '다크 나이트(The Dark Knight)' 리뷰에서 문맥상 'Batman'과 'Joker' 와 유사한(similar) 단어를 출력해 본다

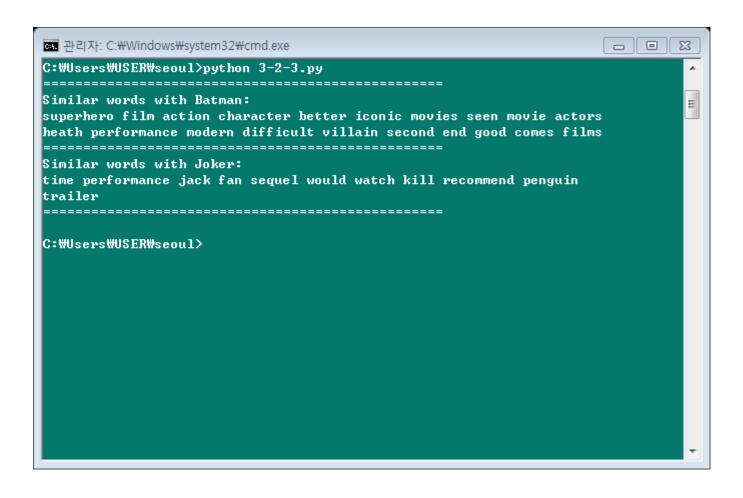


#### · TIPS

- similar 함수를 사용해 유사한 단어를 출력한다

#### 실습 2-3. 문맥상 유사한 단어 출력하기

· 출력 결과



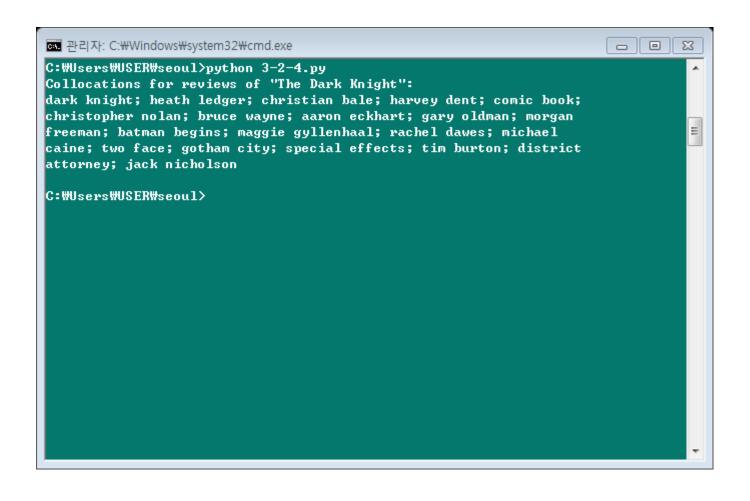
## 실습 2-4. 텍스트의 연어(collocation) 출력하기

- · 연어(collocation) [source: <a href="https://en.wikipedia.org/wiki/Collocation">https://en.wikipedia.org/wiki/Collocation</a>]
  - 문장 내에서 유의미하게 자주 함께 등장하는 단어의 쌍
  - 예를 들어, 'dark'와 'black'이 거의 유사한 의미를 지니지만, 'black chocolate' 보다는 'dark chocolate'이라는 단어의 조합이 훨씬 선호된다. 이 경우 'dark'와 'chocolate' 사이에 연어 관계가 있다고 볼 수 있다
  - 한국어에도 수많은 연어가 존재한다. 예를 들어, 일상적으로 '장갑을 끼다', '옷을 입다', '신발을 신다' 라고 표현하지 '장갑을 입다', '옷을 신다', '신발을 끼다' 라고 표현하지 않는다

- · 실습 1-3-4에서 수집하였던 영화 '다크 나이트(The Dark Knight)' 리뷰 텍스트 내의 연어를 출력해 본 다
- · TIPS
  - collocations 함수를 사용해 연어를 출력한다

## 실습 2-4. 텍스트의 연어(collocation) 출력하기

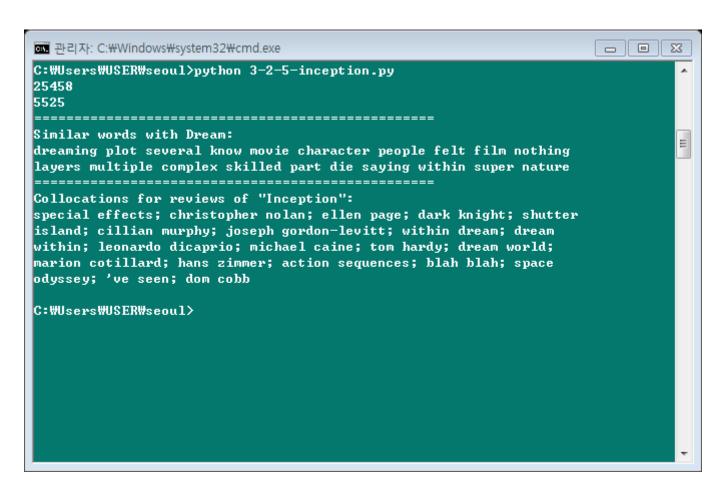
· 출력 결과



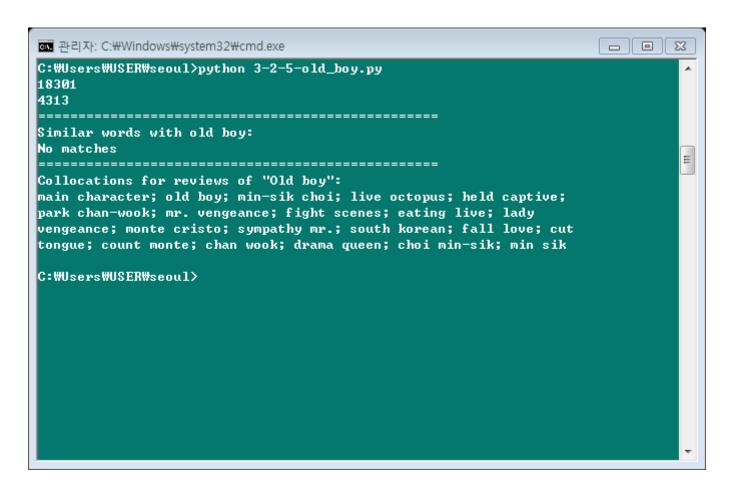
· 2-1부터 2-4까지의 실습 내용을 실습 1-3-5에서 수집했던 다른 영화 리뷰 데이터에 적용해 보자

- 앞의 예제의 내용에 구애 받지 않고 자유롭게 적용해 본다

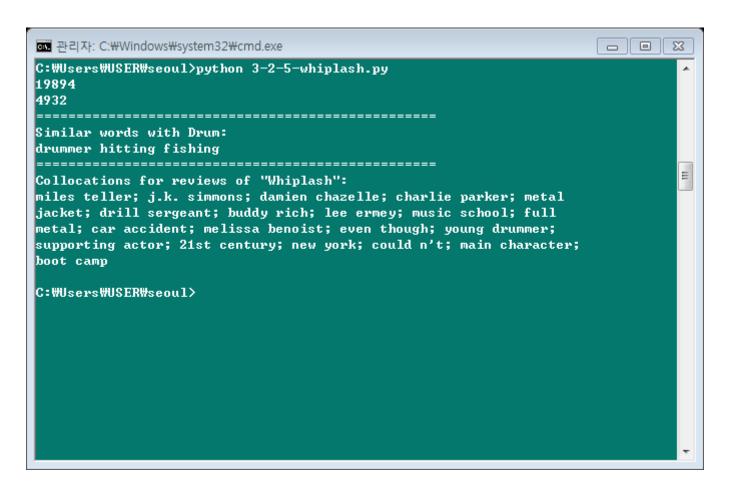
· 출력 결과(인셉션)



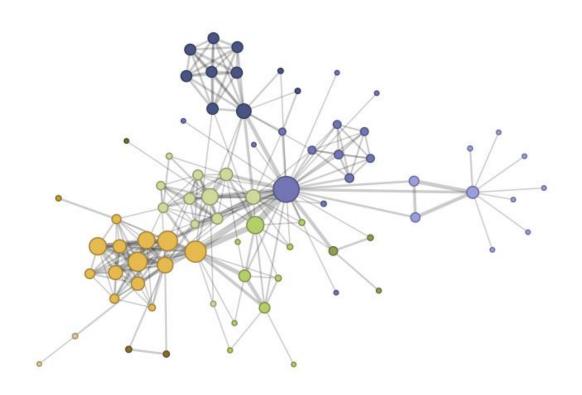
· 출력 결과(올드보이)



· 출력 결과(위플래시)



- · 실습 2-2-3에서 결과로 출력한 lemmatize된 영화 다크 나이트의 리뷰를 바탕으로, 연관된(같은 문장에서 등장하는) 명사들 끼리 연결된 그래프를 만들어 출력해 본다
  - 구현하기 너무 어려우면 완성된 코드를 참고만 해 연관 단어 그래프 만드는 법을 익힌다



#### · TIPS

- Unique한 명사들만 추출해 이를 리스트로 만든다
- (총 문장의 개수)를 행의 수로, (unique한 명사의 개수)를 열의 수로 하는 행렬을 만들어 이를 자신의 전치 행렬 (Transpose matrix)와 곱한 co-occurrence matrix를 만든다
- 비가중 무향 그래프(Unweighted, undirected graph)를 만들어 명사들 간의 연관 관계를 표현한다
- numpy와 networkx, 그리고 matplotlib 패키지를 활용한다

- · 참고: co-occurrence matrix
  - 특정 문장에서 두 단어가 얼마나 자주 함께 등장하는지를 표현하기 위한 행렬로, occurrence matrix를 자신의 전치 행렬과 곱(matrix multiplication)해 계산한다
  - 예시: 문장 2개(문장1, 문장2)와 명사 3개(고양이, 강아지, 치타)가 있고 각 단어가 각 문장에서 등장하는 횟수는 아래와 같다고 가정하자

	고양이	강아지	치타
문장1	1	0	1
문장2	0	1	0

■ occurrence matrix는 아래와 같다

$$M = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \text{ and } M^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

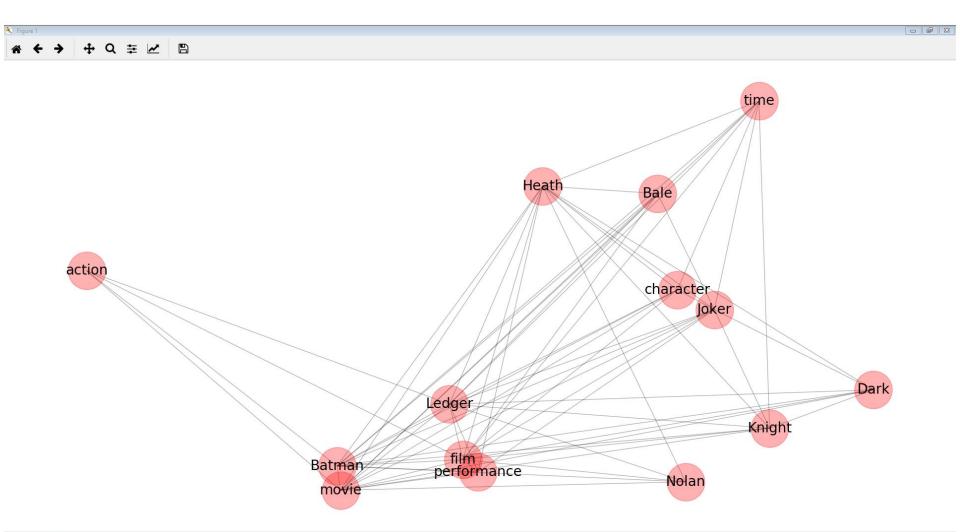
- · 참고: co-occurrence matrix
  - co-occurrence matrix는 다음과 같이 쉽게 계산할 수 있다

$$M^{T}M = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

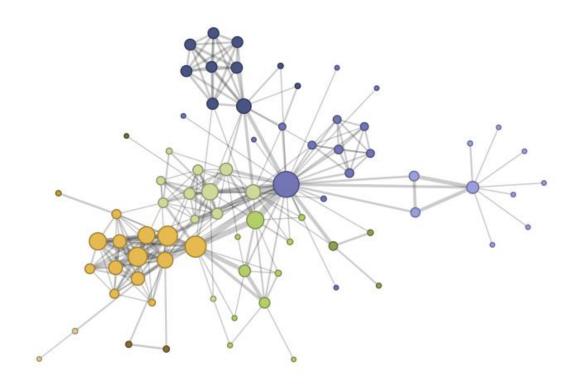
	고양이	강아지	치타
고양이	1	0	1
강아지	0	1	0
치타	1	0	1

- 고양이와 치타가 문장1에서 함께 같이 등장하므로 co-occurrence matrix의 (1,3) 그리고 (3,1) 원소가 1이다
- co-occurrence matrix는 무조건 대칭행렬(symmetric matrix)이고 대각선(diagonal) 원소의 값은 1이다 이유는?

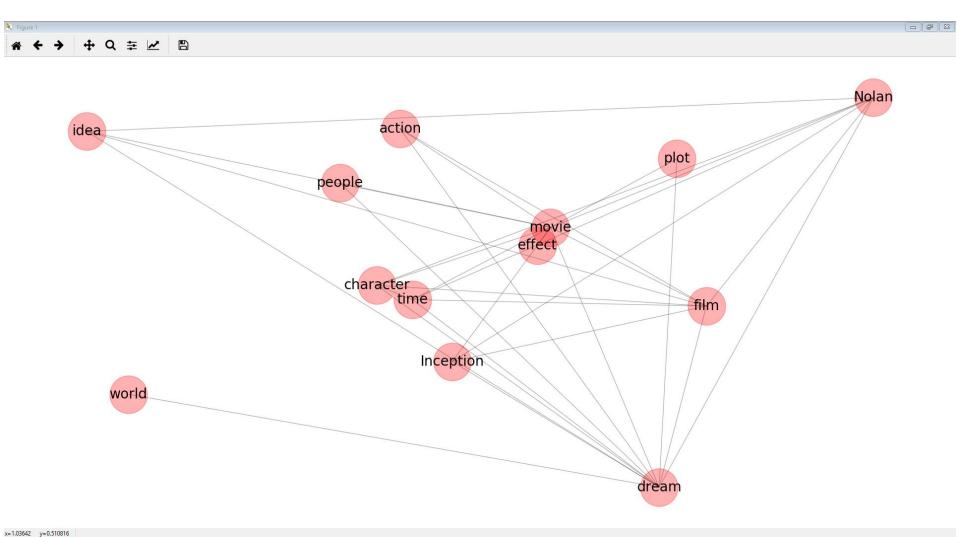
· 출력 결과



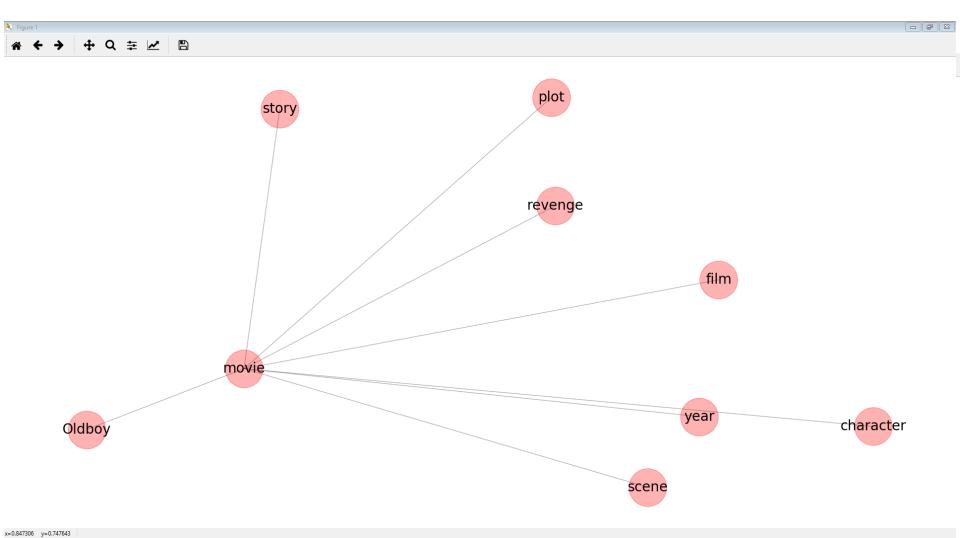
- ·실습 2-2-4에서 결과로 나온 다른 영화 리뷰들로도 연관 단어 그래프를 만들어 본다
  - 구현하기 너무 어려우면 완성된 코드를 참고만 해 연관 단어 그래프 만드는 법을 익힌다
  - 출력 결과는 데이터와 파라미터 세팅에 따라 얼마든지 달라질 수 있다



· 출력 결과(인셉션)



· 출력 결과(올드보이)



· 출력 결과(위플래시)

