



### 오늘의 오덕후 발표자

• 이름 : 최민주 (Judy Choi)

• 직업: NLP Engineer

• 연구분야 : 기계번역

• 좌우명 : 덕업일치

• TMI : 대학원 중도탈출 후 취업해서 어제 첫 출근함







평범한오덕후 개발자 C씨, 현생은 따분한 일의 연속이다.





그러던 어느 날, 알 수 없는 유튜브 알고리즘에 이끌려 2D의 세계에 눈을 뜨는데...!



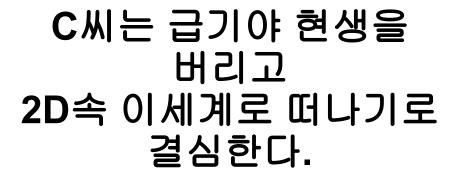














# B.U.T

C씨는 이세계로 가는 방법을 모른다.





그것은 바로 이세계로 안내하는 AI를 직접 개발하는 것이었다.





AI, 이세계로 가는 길을 알려줘!



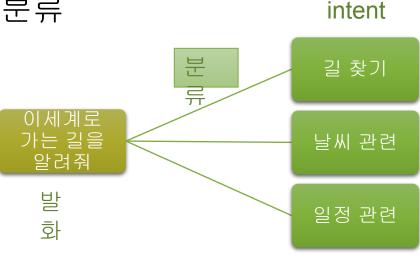


### AI 설계

- 내가 하는 말을 AI가 이해해야 한다
  - 사용자 의도 파악 (User Intent)
    - ex) 이세계로 가는 길을 알려줘 == 경로 안내 요청

• 사용자의 발화를 미리 정한 의도별로 분류 (User-Intent Classification)







### <sup>©</sup> 발화 분류 모델 결정

- Naive Bayes
- KNN (K-Nearest Neighbor)
- Decision Tree
- **✓ SVM (Support Vector Machine)**

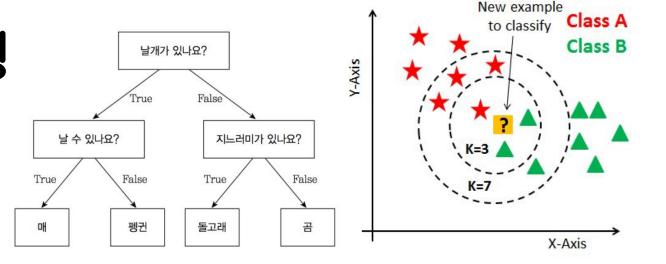
•

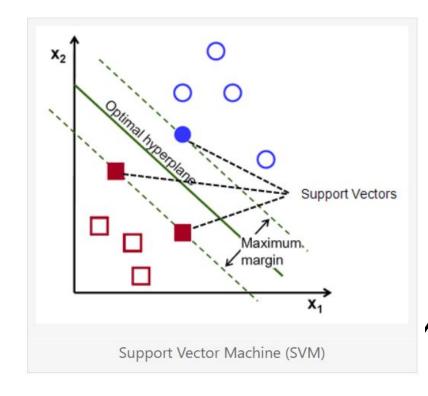
https://velog.io/@khsfun0312/KNN

https://bkshin.tistory.com/entry/%EB%A8%B8%EC%8B%A0%EB%9F%AC%EB%8B%

9D-4-%EA%B2%B0%EC%A0%95-%ED%8A%B8%EB%A6%ACDecision-Tree

https://bioinformaticsandme.tistory.com/304





# O 자연어처리 (NLP)

- •사람의 발화는 '자연어(Natural Language)' 에 해당
- 자연어를 컴퓨터가 처리하도록 (Natural Language Processing)





### 전처리 (Preprocessing)

- 1. Tokenize (토큰화, 형태소 분석)
  - ex) "이 방송은 보고 계시는 스폰서의 제공으로 보내드립니다"
    - ['이', '방송', '은', '보고', '계시는', '스폰서', '의', '제공', '으로', '보내', '드립니다']
    - 형태소 원형 복원 (Stemming) 할 경우
      - ['이', '방송', '은', '보고', <u>'계시다'</u>, '스폰서', '의', '제공', '으로', <u>'보내다', '드리다'</u>]
    - 불용어 제거 (Stopword)
      - ex) (영) the, a, an... (한) 그, 그리고, 아이구, 좀, 소인, 흐흐, 헉...
        - https://www.ranks.nl/stopwords/korean



# <sup>○</sup> 전처리 (Preprocessing)

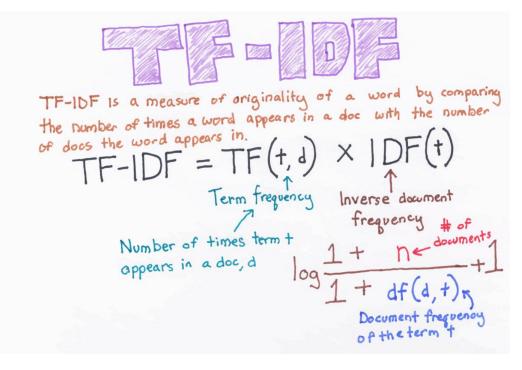
### •2. TF-IDF vectorize

- Term Frequency-Inverse Document Frequency
  - 단어의 빈도 수 (X) 중요도(O) 를 가중치로 줘서 주요 단어 추출
  - 특정 문서(문장, 발화) 내에서 자주 등장하는 단어일수록 TF-IDF 값 ↑
  - (참고) <u>https://chan-lab.tistory.com/24</u>
  - 적용 예시
    - 문서의 유사도를 구하는 작업
    - 검색 시스템에서 검색 결과의 중요도를 정하는 작업
    - 문서 내에서 특정 단어의 중요도를 구하는 작업



# 전처리 (Preprocessing)

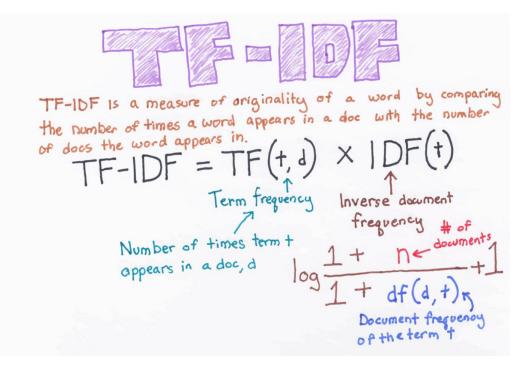
- •2. TF-IDF vectorize
  - TF (Term Frequency, 단어 빈도)
    - 1개 문서(문장) 안에서 특정 단어의 등장 빈도
  - DF (Document Frequency, 문서 빈도)
    - 특정 단어가 나타나는 문서(문장) 수 (문서(문장) 빈도)
  - IDF (Inverse Document Frequency)
    - DF 에 In 역수를 취해서 → 많이 등장하는 단어에 패널티



https://towardsdatascience.com/tf-term-frequenc y-idf-inverse-document-frequency-from-scratch/-i// n-python-6c2b61b78558

### 전처리 (Preprocessing)

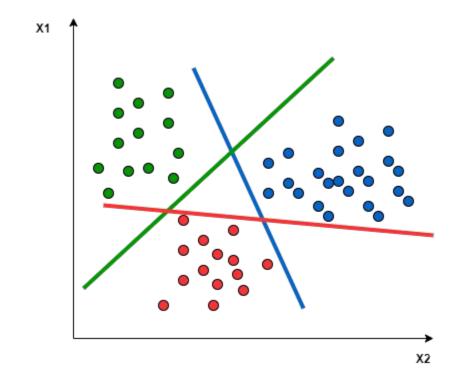
- •2. TF-IDF vectorize
  - TF (Term Frequency, 단어 빈도)
    - 1개 문서(문장) 안에서 특정 단어의 등장 빈도
  - DF (Document Frequency, 문서 빈도)
    - 특정 단어가 나타나는 문서(문장) 수 (<u>문서(문장) 빈도</u>)
  - IDF (Inverse Document Frequency)
    - DF 에 In 역수를 취해서 → <u>많이 등장하는 단어에 패널티</u>



https://towardsdatascience.com/tf-term-frequenc y-idf-inverse-document-frequency-from-scratch-i// n-python-6c2b61b78558

### <sup>이</sup> 텍스트 분류

- SVM in Scikit-learn
  - 문장(발화) 벡터를 각 label 로 가장 잘 분류하는 초평면 결정
  - ex) 3개의 label, 즉 intent
    - 길 찾기 이세계로 가는 길 알려줘
    - 날씨 이세계의 문은 언제 열려?
    - 일정 이세계에는 지금 비가 올까?





과연 오덕후 개발자 C씨는 이세계로 갈 수 있을까?



