

### · 변 연구 배경

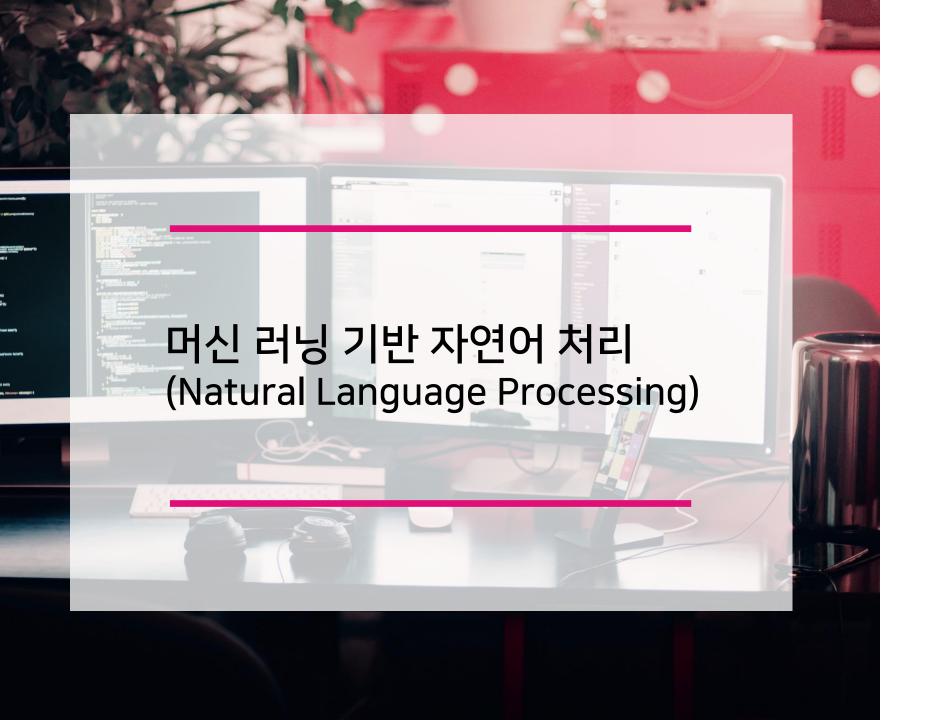


### 젠더 갈등에서 탄생한 "**워마드**"

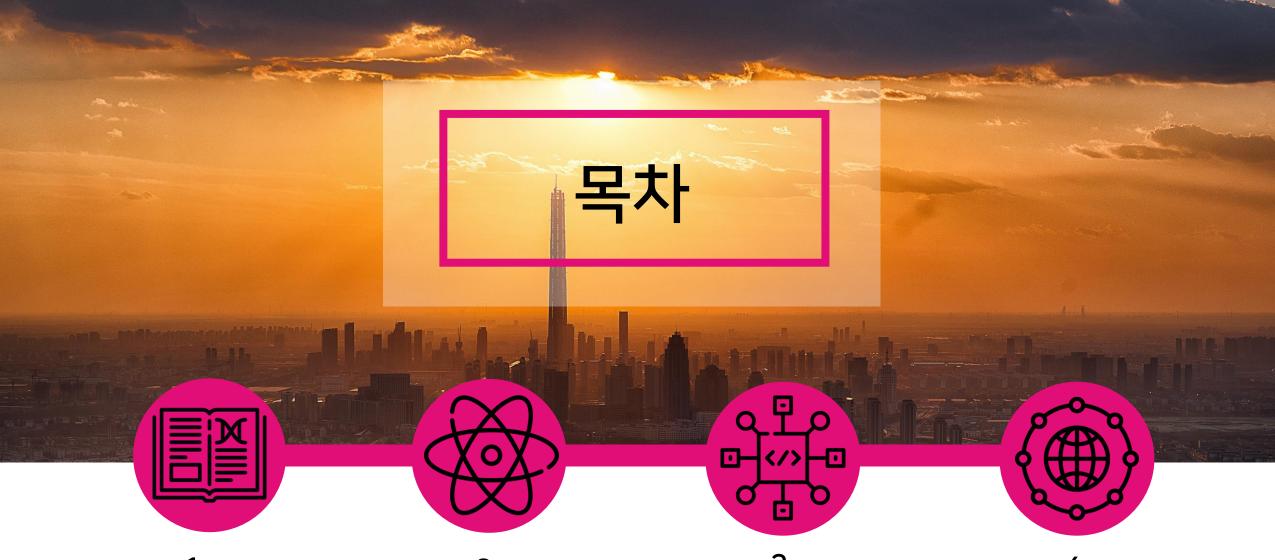
최근 국내 여혐 및 남혐 문제를 기반으로 힘을 얻고 있는 혐오 사이트, **워마드** 

혐오 발언을 기초로 낙태 태아 훼손 사진 업로드, '성체 모독' 논란 등 사회적 갈등 확산

>온라인 <mark>혐오 발언</mark>을 통해 퍼지는 갈등



혐오 발언을 잡아내는 인공지능을 개발하면 어떨까?



1. 2. 머신 러닝 이론 기초 데이터 수집 과정

3. 자연어 처리 기법을 통한 인공지능 개발

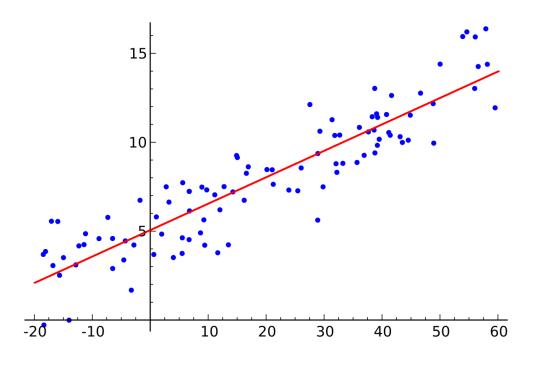
4. 자연어 처리 응용

# 1. 머신 러닝 이론 기초

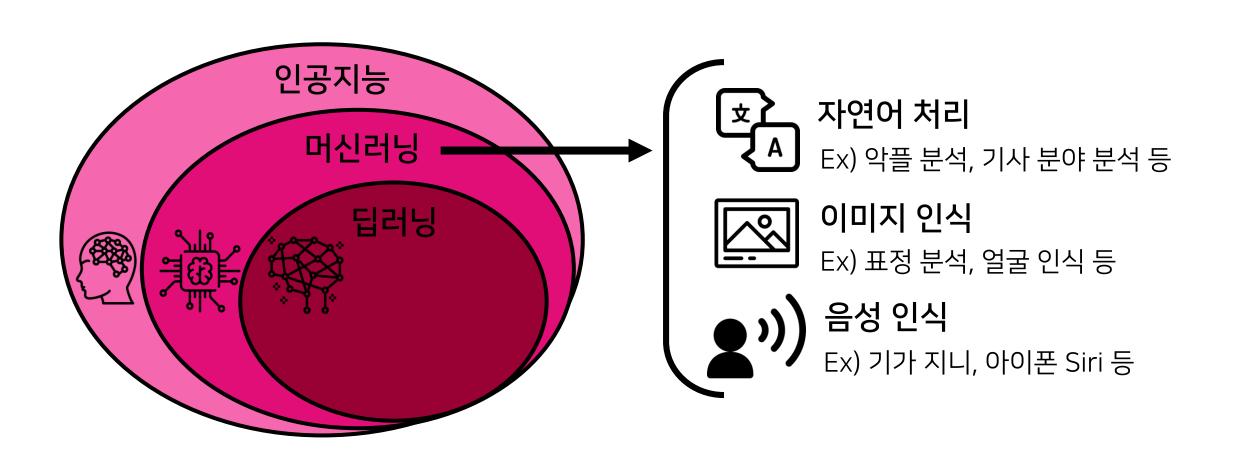
· **머신 러닝**의 정의: 머신 러닝이란, 대량의 정보를 통해 기계를 학습시켜 기존에 알지 못했던 사실을 예측하는 알고리즘을 개발하는 분야이다.

Ex) 선형회귀모델 
$$f(x) = a_0 x_0 + a_1 x_1 + \dots + a_n x_n + b$$

- · 응용: 인구증가예측, 분야별 기사 분류 등
- · 비유: 학생이 교과서 내용을 공부한 뒤 학습 내용을 바탕으로 시험 문제 정답을 고르는 것과 유사하다.



# 1. 머신 러닝 이론 기초

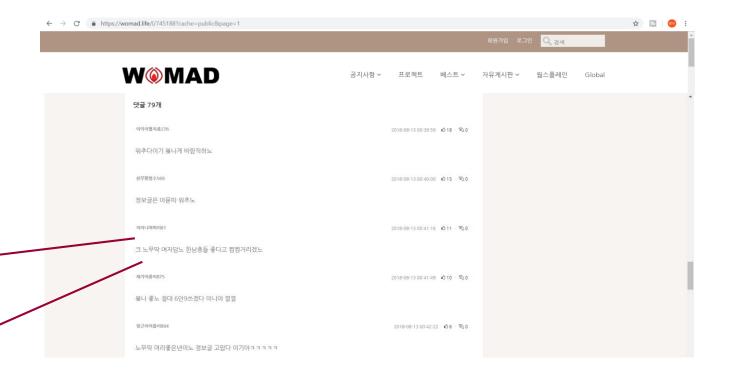


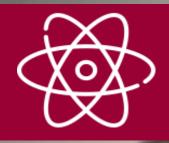


### 2. 데이터 수집 과정

- · 워마드 웹사이트에서 인기 포스트의 댓글, 학습 데이터로서 **크롤링**
- · 웹크롤링: 웹사이트에서 원하는 정보를 자동으로 가져오는 것. 파이썬(프로그래밍 언어의 일종)에서는 beautifulsoup 와 selenium 라이브러리를 활용하여 이를 실행한다.

/ 크 노무딱 여자답노 한남충들 좋다 고 쩝쩝거리겠노"





### 2. 데이터 수집 과정

### 댓글

| 0  | 띵문에 묻은 소추 나노 말멀 달아라\n개인적으로는 큰 깨달음 얻었노 나는 야망이 없 |
|----|--|
| 1  | 멋진 글이노   |
| 2  | 띵문이노 내일 일어나자마자 필사하노                            |
| 3  | 말멀 안 쓰노?                                       |
| 4  | 말멀 달아라 이기 그거 빼면 띵문이노                           |
| 5  | 권력은 복종하지 않기위해 얻어야하는 것이다 ㅇㄱㄹㅇ이노. 난 누구의 지배를 받는것  |
| 6  | 말머리 달아라 소추준다                                   |
| 7  | 추하고 역겨운 길을 걸어, 무감각함과 평온의 세계로 가는 것이야말로 권력이다.\n누 |
| 8  | 띵문이노 야망보지 더 힘주겠노                               |
| 9  | 띵문이노. 내가 워마드에 들어가본 것이 인생의 최대 터닝포인트라고 느끼는 이유 중  |
| 10 | 띵문이노 일기에 붙여놓고 보겠노                              |
| 11 | 띵문이노 윾입들은 닥눈삼 자세로 이 글 정독하고 다른 웜띵문들도 정독해라 이기야   |
| 12 | 구구절절 띵문이노 자트릭스에서 추하지 않은 방법으로 권력을 획득할 수 있는 방법은  |
| 13 | 지금 아주 자트릭스 심한 집단 (과)에서 스트레스 봊나 받고 살았는데 개돼지들보다  |

- · 워마드 웹사이트 대부분의 댓글을 혐오 발언 이라 가정
- · 특정한 단어("한남충", "~이기", "~노")가 반복되고, 극단적인 혐오 내용이 자주 출연하기에 혐오 발언 데이터로서 적합하다 판정
- · 약 3만 개의 댓글을 크롤링하여 데이터셋(그 림과 같은 표)으로 저장



### 3.자연어 처리 기법을 통한 인공지능 개발

### 1. 문서의 특징어 추출 (TF-IDF 가중치)

- · 컴퓨터가 문서를 분석할 때에는 문장들에 자주 나타나거나 중요한 단어인 "특징어"를 추출하여 내용을 파악한다.
- · 자연어 처리에서는 특징어에 TF-IDF 가중치를 부여하여 중 요도 순으로 단어에 값을 매긴다.

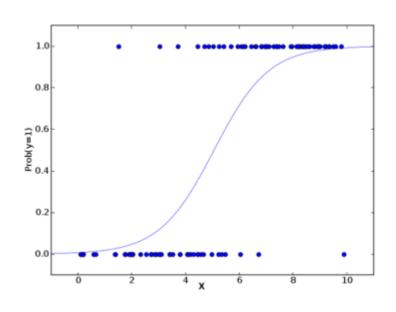
```
TF(단어의 빈도수) * IDF(단어의 희소성) = \frac{n(\text{단어 출현 빈도})}{N(\text{문서 내 총 단어 수})} * \log_{10} \frac{D(\text{문서 내 문장 수})}{d(\text{단어를 포함한 문장 수})}
```

### 3.자연어 처리 기법을 통한 인공지능 개발

### 2.로지스틱 회귀(logistic regression)

- · 문장이 혐오발언일 경우엔 1, 정상발언일 경우엔 0으로 나태내어, 혐오발언(1)이 될 확률 f(x)가 0.5보다 큰가 작은가에 따라 혐오발언 또는 정상발언으로 분류한다.
- · 앞서 각 특징어에 부여한 TF-IDF 가중치의 값에 따라 로지 스틱 함수를 제작한다.

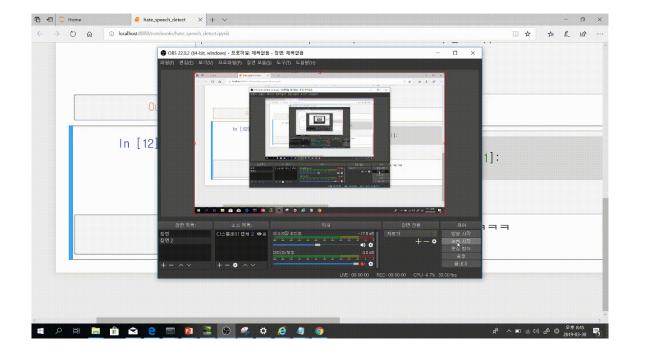
$$f(x) = \frac{1}{1 + \exp[-(b + a_1 x_1 + \dots + a_n x_n)]}$$





### 3.자연어 처리 기법을 통한 인공지능 개발

### 3. 결과물



```
#TfidfVectorizer Logistic Regression
import pandas as pd
from sklearn.utils import shuffle
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
from sklearn.linear model import LogisticRegression
from sklearn.metrics import roc_auc_score
list = []
normal_data = pd.read_csv("korean_sentence.csv",encoding="ANSI")
for i in range(len(normal data["문장"])):
    normal_data["문장"][i]=normal_data["문장"][i].replace("\t","")
for i in range(len(normal_data["문장"])):
   list.append(i)
for | in range(len(list)):
   list[I] = 0
list
normal_data["혐오 여부"]=list
womad_data=pd.read_csv("womad_comment_train_data.csv")
womad_data["문장"] = womad_data["댓글"]
list=[]
for i in range(len(womad_data["문장"])):
   list.append(i)
for I in range(len(list)):
   list[I] = 1
womad data["혐오 여부"]=list
womad_data = womad_data.drop(['댓글','Unnamed: 0','level_0','Unnamed: 0.1','index','Unnamed: 0.1.1'],axis=1)
train_data = shuffle(pd.concat([womad_data.sample(n=1000), normal_data])).reset_index(drop=True)
hate_data = shuffle(pd.concat([womad_data, normal_data])).reset_index(drop=True)
X_train,X_test,y_train,y_test = train_test_split(train_data["문장"].train_data["혐오 여부"].random state=0)
vect = TfidfVectorizer().fit(X train)
X_train_vectorized = vect.transform(X_train)
model = LogisticRegression()
model.fit(X train vectorized, y train)
```

# 4. 자연어 처리 응용

-미래에 <mark>딥러닝</mark>을 통해 단어의 의미 분석과 관한 연구 또한 진행할 예정

-<mark>자연어 처리</mark> 기술이 혐오 발언 감지, 분야에 따른 문헌 분류, 가짜 뉴스 감지 등으로 발전할 가능성

-<mark>인공지능</mark>을 어떻게 개발하고 사용할지 결정하는 것은 결국 인간, 우리의 선택에 따라 미래가 좌우된다.