9

9. 자연어 처리

9.1 자연어 처리란

자연어 처리는 인간이 일상생활에서 사용하는 언어의 의미를 분석하여 컴퓨터가 처리할 수 있도록 변환하는 과정

언어의 형태와 종류가 매우 다양하고 복잡하기 때문에 처리하기 어려움. 자연어 처리는 이미 다양한 분야에서 활용되고 있지만, 여전히 많은 발전이 필요한 분야도 존재.

9.1.1 자연어 처리 용어 및 과정

말뭉치 (Corpus)

• 정의: 자연어 연구 및 모델 학습을 위해 특정 목적에서 표본을 추출한 데이터 집합.

토큰 (Token)

- 정의: 문서를 나누는 최소 단위.
- **토큰 생성 (Tokenizing)**: 문자열을 토큰 단위로 나누는 작업.
 - **토큰화**: 텍스트를 문장 또는 단어 단위로 나누는 과정.
 - 。 **토큰 생성 함수**: 문자열을 분리하여 토큰을 생성하는 함수.

불용어 (Stopwords)

- 정의: 문장 내에서 자주 등장하지만 분석에 큰 의미가 없는 단어.
- **처리 필요성**: 불용어는 분석 성능을 저하시킬 수 있으므로 제거해야 함.(예: a, the, she, he 등)

어간 추출 (Stemming)

• 정의: 단어를 기본 형태(어간)로 변환하는 작업.

품사 태깅 (Part-of-Speech Tagging)

• 정의: 문장에서 각 단어의 품사를 식별하여 태그를 부여하는 과정.

• 태그 예시:

o Det: 한정사

o Noun: 명사

o Verb: 동사

o Prep: 전치사

∘ VBZ : 동사, 현재형

○ PRP: 인칭 대명사

○]]: 형용사

○ VBG: 동명사 또는 현재 분사

○ NNS: 복수형 명사

자연어 처리의 과정

1. 입력 텍스트: 자연어 데이터 입력.

2. 전처리: 텍스트를 정리하고 필요한 형태로 변환.

3. 단어 임베딩: 텍스트 데이터를 벡터로 변환.

4. 모델 활용: 데이터를 분석하거나 예측 수행.

9.1.2 자연어 처리를 위한 라이브러리

NLTK

• 정의: 영어 기반의 교육용 자연어 처리 및 문서 분석용 파이썬 라이브러리.

• 주요 기능:

- 。 말뭉치 제공
- 。 토큰 생성
- ㅇ 형태소 분석
- 。 품사 태깅

KoNLPy

- 정의: 한국어 자연어 처리를 위한 파이썬 라이브러리.
- 주요 분석기: Kkma, Komoran, Hannanum, Twitter(Okt), Mecab 등.
- 형태소: 언어를 나눌 때 의미를 가지는 최소 단위.

9.2 전처리

텍스트 데이터를 분석하기 전, 데이터를 정리하고 변환하는 과정.

9.2.1 결측치 확인

결측치 처리 방법:

- 1. NaN 값을 포함하는 행 삭제.
- 2. 데이터가 거의 없는 열 삭제.
- 3. NaN 값을 최빈값 또는 평균값으로 대체.

9.2.2 토큰화

토큰화는 텍스트를 단어 또는 문자 단위로 자르는 작업.

- **문장 토큰화**: 마침표(,), 느낌표(,), 물음표(?) 등 문장 구분 기호를 기준으로 분리.
- **단어 토큰화**: 공백을 기준으로 문장을 나눔.예: A cat is on the sofa → ['A', 'cat', 'is', 'on', 'the', 'sofa']

9.2.3 불용어 제거

- 정의: 문장 내에서 자주 등장하지만 의미를 부여하기 어려운 단어.
- 필요성: 처리 효율성을 높이고 분석 시간을 줄이기 위해 반드시 제거.

9.2.4 어간 추출 및 표제어 추출

어간 추출 (Stemming)

- 정의: 단어의 기본 형태(어근)만 추출.
- 특징: 단어 그 자체만 고려하며, 품사에 관계없이 사용 가능.예: Automates, automatic, automation → automat.

표제어 추출 (Lemmatization)

• 정의: 단어의 원형을 문맥에 맞춰 추출.

• **특징**: 문장에서의 품사를 고려하여 품사가 같아야 사용 가능. 예:

```
am, are, is \rightarrow be; car, cars \rightarrow car.
```

차이점:

- 어간 추출: 사전에 없는 단어도 처리 가능.
- 표제어 추출: 사전에 등록된 단어만 처리 가능.
- 예: Porter 알고리즘은 축소 정도가 적어 비교적 정확도가 높음.

9.2.5 정규화

정규화는 데이터 특성의 범위를 일정하게 조정하는 과정.

• 필요성: 데이터 크기가 크다고 해서 분석에서 더 중요한 요소라고 단정할 수 없기 때문.

정규화 종류

1. MinMaxScaler:

- 데이터 값을 0~1 사이로 조정.
- 이상치에 민감.

2. StandardScaler:

• 평균을 0, 분산을 1로 조정.

3. RobustScaler:

- 중간값과 사분위수 범위를 사용.
- 이상치의 영향을 줄임.

4. MaxAbsScaler:

- 데이터 절댓값을 -1~1 사이로 조정.
- 큰 이상치에 민감.
- 주로 희소 행렬에 사용.

사분위수

• **Q1**: 제1사분위수 (25%)

• **Q2**: 제2사분위수 (50%, 중앙값)

• **Q3**: 제3사분위수 (75%)

• IQR: 사분위수 범위 = Q3 - Q1