- 출처: LangChain 공식 문서 또는 해당 교재명
- 원본 URL: https://smith.langchain.com/hub/teddynote/summary-stuff-documents

# 텍스트(TextLoader)

## TXT Loader

• Ltxt 확장자를 가지는 파일을 로더로 로드하는 방법 살펴보기

```
# API KEY를 환경변수로 관리하기 위한 설정 파일 import os from dotenv import load_dotenv
# API KEY 정보로드 load_dotenv() # true
```

• 사전에 VS Code 터미널에 설치할 것

pip install langchain-community

```
from langchain_community.document_loaders import TextLoader
                                                                      # TextLoader 임포트
# 텍스트 로더 생성
                                                                     # 텍스트 파일 경로
loader = TextLoader("../06_Document_Loader/data/appendix-keywords.txt")
# 문서 로드
docs = loader.load()
# 문서의 수 출력
print(f"문서의 수: {len(docs)}\n")
# 메타데이터 출력
print("[메타데이터]\n")
print(docs[0].metadata)
# 앞부분 미리보기 출력
print("\n======= [앞부분] 미리보기 ======\n")
                                                                      # 앞부분 500자 출력
print(docs[0].page_content[:500])
```

• 셀 출력 (0.3s)

```
문서의 수: 1
[메타데이터]
{'source': '../06 Document Loader/data/appendix-keywords.txt'}
======= [앞부분] 미리보기 ========

Semantic Search
정의: 의미론적 검색은 사용자의 질의를 단순한 키워드 매칭을 넘어서 그 의미를 파악하여 관련된 결과를 반환하는 검색 방식입니다.
예시: 사용자가 "태양계 행성"이라고 검색하면, "목성", "화성" 등과 같이 관련된 행성에 대한 정보를 반환합니다.
연관키워드: 자연어 처리, 검색 알고리즘, 데이터 마이닝

Embedding
정의: 임베딩은 단어나 문장 같은 텍스트 데이터를 저차원의 연속적인 벡터로 변환하는 과정입니다. 이를 통해 컴퓨터가 텍스트를 이해하고 처리할 수 있게 함에서: "사과"라는 단어를 [0.65, -0.23, 0.17]과 같은 벡터로 표현합니다.
연관키워드: 자연어 처리, 벡터화, 딥러닝
```

```
Token
```

```
정의: 토큰은 텍스트를 더 작은 단위로 분할하는 것을 의미합니다. 이는 일반적으로 단어, 문장, 또는 구절일 수 있습니다.
예시: 문장 "나는 학교에 간다"를 "나는", "학교에", "간다"로 분할합니다.
연관키워드: 토큰화, 자연어
```

# TextLoader 를 통한 파일 인코딩 자동 감지

- TextLoader 클래스 사용: 디렉토리에서 임의의 파일 목록 을 대량 으로 로드 할 때 유용한 몇 가지 전략 살펴보기
- 먼저 문제를 설명하기 위해 임의의 인코딩으로 여러 개의 텍스트를 로드하기
  - o silent\_errors : 디렉토리 로더에 silent\_errors 매개변수 전달 → 로드할 수 없는 파일을 건너뛰고 로드 프로세스 계속
  - autodetect\_encoding): 로더 클래스에 자동 감지\_인코딩 전달 → 실패하기 전에 파일 인코딩을 자동으로 감지하도록 요청
- 사전에 VS Code 터미널에 설치할 것

```
pip install chardet
```

```
from langchain_community.document_loaders import DirectoryLoader
                                                                  # DirectoryLoader 임포트
# 디렉토리 경로 설정
path = "../06_Document_Loader/data"
# 텍스트 로더 설정
text_loader_kwargs = {"autodetect_encoding": True}
                                                                    # 자동 인코딩 감지 설정
# 디렉토리 로더 생성
loader = DirectoryLoader(
                                                                    # 디렉토리 경로
   path,
   glob="**/*.txt",
                                                                    # 텍스트 파일 패턴
   loader_cls=TextLoader,
                                                                    # 로더 클래스
                                                                    # 오류 무시 설정
   silent_errors=True,
                                                                    # 로더 설정
   loader_kwargs=text_loader_kwargs,
# 문서 로드
docs = loader.load()
```

• .../data/appendix-keywords.txt 파일과 파일명이 유사한 파생 파일들 = 모두 인코딩 방식이 다른 파일들

```
doc_sources = [doc.metadata["source"] for doc in docs]
doc_sources  # type(doc_sources) = <class 'list'>

['../06_Document_Loader/data/appendix-keywords-CP949.txt',
    '../06_Document_Loader/data/reference.txt',
    '../06_Document_Loader/data/appendix-keywords-EUCKR.txt',
    '../06_Document_Loader/data/chain-of-density.txt',
    '../06_Document_Loader/data/appendix-keywords.txt',
    '../06_Document_Loader/data/appendix-keywords-utf8.txt']
```

셀 출력

```
['../06 Document Loader/data/appendix-keywords-CP949.txt',
'../06 Document Loader/data/reference.txt',
'../06 Document Loader/data/appendix-keywords-EUCKR.txt',
'../06 Document Loader/data/chain-of-density.txt',
'../06 Document Loader/data/appendix-keywords.txt',
'../06 Document Loader/data/appendix-keywords-utf8.txt']
```

• 문서 하나씩 열어보기

```
# ../data/reference.txt

print("[메타데이터]\n")

print(docs[1].metadata)

print("\n======== [앞부분] 미리보기 =======\n")

print(docs[1].page_content[:500])
```

#### 셀 출력

```
[메타데이터]
{'source': '../06 Document Loader/data/reference.txt'}
======= [앞부분] 미리보기 =========

1.
제목: [Digital Insight 2023-5] ChatGPT의 파급효과와 기관의 LLM 도입 전략
출처: https://www.nia.or.kr/site/nia_kor/ex/bbs/View.do?cbIdx=82618&bcIdx=26165&parentSeq=26165
파일명: [DI]_ChatGPT의_파급_효과와_기관의_LLM_도입_전략.pdf

2.
제목: [IF_23-6호]_인공지능_기술_발전과_일자리의_미래_최종
출처: https://www.nia.or.kr/site/nia_kor/ex/bbs/View.do?cbIdx=25932&bcIdx=25938&parentSeq=25938
파일명: [IF_23-6호]_인공지능_기술_발전과_일자리의_미래_최종.pdf
```

```
# ../data/appendix-keywords-EUCKR.txt
print("[메타데이터]\n")
print(docs[2].metadata)
print("\n======== [앞부분] 미리보기 =======\n")
print(docs[2].page_content[:500])
```

## 셀 출력

```
[메타데이터]
{'source': '.../06 Document Loader/data/appendix-keywords-EUCKR.txt'}
======== [앞부분] 미리보기 ========

Semantic Search
정의: 의미론적 검색은 사용자의 질의를 단순한 키워드 매칭을 넘어서 그 의미를 파악하여 관련된 결과를 반환하는 검색 방식입니다.
예시: 사용자가 "태양계 행성"이라고 검색하면, "목성", "화성" 등과 같이 관련된 행성에 대한 정보를 반환합니다.
연관키워드: 자연어 처리, 검색 알고리즘, 데이터 마이닝

Embedding
정의: 임베당은 단어나 문장 같은 텍스트 데이터를 저차원의 연속적인 벡터로 변환하는 과정입니다. 이를 통해 컴퓨터가 텍스트를 이해하고 처리할 수 있게 합예시: "사과"라는 단어를 [0.65, -0.23, 0.17]과 같은 벡터로 표현합니다.
연관키워드: 자연어 처리, 벡터화, 답러닝

Token
정의: 토콘은 텍스트를 더 작은 단위로 분할하는 것을 의미합니다. 이는 일반적으로 단어, 문장, 또는 구절일 수 있습니다.
예시: 문장 "나는 학교에 간다"를 "나는", "학교에", "간다"로 분할합니다.
연관키워드: 토콘화, 자연어
```

```
# ../data/chain-of-density.txt
print("[메타데이터]\n")
print(docs[3].metadata)
print("\n======== [앞부분] 미리보기 =======\n")
print(docs[3].page_content[:500])
```

#### 셀 출력

```
[메타데이터]
{'source': '../06 Document Loader/data/chain-of-density.txt'}
======== [앞부분] 미리보기 =========

Selecting the "right" amount of information to include in a summary is a difficult task.
A good summary should be detailed and entity-centric without being overly dense and hard to follow. To better und
```

```
# ../data/appendix-keywords.txt
print("[메타데이터]\n")
print(docs[4].metadata)
print("\n======= [앞부분] 미리보기 =======\n")
print(docs[4].page_content[:500])
```

### • 셀 출력

```
[메타데이터]
{'source': '../06 Document Loader/data/appendix-keywords.txt'}
======= [앞부분] 미리보기 ========

Semantic Search
정의: 의미론적 검색은 사용자의 질의를 단순한 키워드 매칭을 넘어서 그 의미를 파악하여 관련된 결과를 반환하는 검색 방식입니다.
에시: 사용자가 "태양계 행성"이라고 검색하면, "목성", "화성" 등과 같이 관련된 행성에 대한 정보를 반환합니다.
연관키워드: 자연어 처리, 검색 알고리즘, 데이터 마이닝

Embedding
정의: 임베딩은 단어나 문장 같은 텍스트 데이터를 저차원의 연속적인 벡터로 변환하는 과정입니다. 이를 통해 컴퓨터가 텍스트를 이해하고 처리할 수 있게 할에시: "사과"라는 단어를 [0.65, -0.23, 0.17]과 같은 벡터로 표현합니다.
연관키워드: 자연어 처리, 벡터화, 답러닝

Token
정의: 토큰은 텍스트를 더 작은 단위로 분할하는 것을 의미합니다. 이는 일반적으로 단어, 문장, 또는 구절일 수 있습니다.
에시: 문장 "나는 학교에 간다"를 "나는", "학교에", "간다"로 분활합니다.
연관키워드: 토큰화, 자연어
```

```
# ../data/appendix-keywords-utf8.txt
print("[메타데이터]\n")
print(docs[5].metadata)
print("\n======= [앞부분] 미리보기 =======\n")
print(docs[5].page_content[:500])
```

# 셀 출력

정의: 의미론적 검색은 사용자의 질의를 단순한 키워드 매칭을 넘어서 그 의미를 파악하여 관련된 결과를 반환하는 검색 방식입니다.

예시: 사용자가 "태양계 행성"이라고 검색하면, "목성", "화성" 등과 같이 관련된 행성에 대한 정보를 반환합니다.

연관키워드: 자연어 처리, 검색 알고리즘, 데이터 마이닝

## Embedding

정의: 임베딩은 단어나 문장 같은 텍스트 데이터를 저차원의 연속적인 벡터로 변환하는 과정입니다. 이를 통해 컴퓨터가 텍스트를 이해하고 처리할 수 있게 합

예시: "사과"라는 단어를 [0.65, -0.23, 0.17]과 같은 벡터로 표현합니다.

연관키워드: 자연어 처리, 벡터화, 딥러닝

# Token

정의: 토큰은 텍스트를 더 작은 단위로 분할하는 것을 의미합니다. 이는 일반적으로 단어, 문장, 또는 구절일 수 있습니다.

예시: 문장 "나는 학교에 간다"를 "나는", "학교에", "간다"로 분할합니다.

연관키워드: 토큰화, 자연어

next: JSON