

## PEP 0008 소감문

23기 오재현

‘가독성이 좋은 코드’에 대해서 고민할 일이 잘 없었습니다. 코드를 작성해야 할 일이라고는, ‘어떤 기능을 구현하세요’ 라는 instruction에 맞는 코드를 작성하여 제출해야 하는 일들 뿐이었고, 누군가에게 코드를 보여지는 모양새에 신경을 쓸 일은 없었습니다.

물론 코드를 제출할 때 마다, 주석을 다듬고 줄넘김을 치며 코드가 예뻐보이기를 바란적은 많지만, 그것은 코드 제출 3분전의 스쳐가는 바람이었을 뿐 언젠가 코드가 가독성이 좋아보이게 쓰는 법을 배우자는 생각으로는 이어지지 않았습니다.

그러다 파이토치 딥러닝에 친숙해지고자 들어온 캠프에서 PEP 0008 문서를 보게 되었고, 그동안 봐왔던 github의 모범적 코드들의 포맷이 이해되었습니다. 왜 함수와 클래스 사이의 줄넘김은 두개로 통일되어 있었는지, 복수의 아규먼트들에 대한 줄넘김이 왜 그런 형태로 그려져 있었는지에 대한 이해가 순식간에 되었습니다.

코드를 가지고 협업할 일은 많을 것 같은데, 그 때마다 오늘 읽은 PEP-8 자료가 기억 날 것 같습니다. 비단 오늘 하루의 경험 뿐 아니라, 그동안 가독성 좋게 쓰여진 코드들이 사실은 어떠한 암묵적 규칙을 지키고 있었다는 것을 알게 되었기 때문입니다.

# Code Report

## 1. 클래스 별 구현 고려 사항, 구조 및 작동 원리

### BPETokenizer 클래스

#### (1) 구현 고려 사항

corpus를 입력으로 받아 초기화하고, 추가적인 corpus는 add\_corpus 메소드를 통해 추가 가능합니다.

학습은 train 메소드를 호출하여 주어진 반복 횟수만큼 수행됩니다.

텍스트 토큰화는 tokenize 메소드를 통해 수행되며, padding 및 max\_length 옵션을 고려합니다.

상속을 활용하여 공통 기능을 부모 클래스로 추상화하였습니다.

#### (2) 메소드 구조 및 작동 원리

\_preprocess\_corpus: 주어진 corpus를 전처리하여 리스트 형태로 반환합니다.

\_preprocess\_text: 주어진 텍스트를 전처리하여 반환합니다.

### WordTokenizer 클래스

#### (1) 구현 고려 사항

BPETokenizer와 유사한 인터페이스를 가지나, BPE 대신 간단한 공백을 기준으로 단어를 토큰화합니다.

train 메소드는 사용되지 않으며, 인자를 받지 않아도 됩니다.

#### (2) 메소드 구조 및 작동 원리

\_tokenize\_single: 주어진 텍스트를 단어 단위로 토큰화하여 반환합니다.

train: 더미 구현으로, 인자를 받지 않아도 동작합니다.

나머지 메소드는 BPETokenizer 클래스와 유사하게 작동하며, 공통 부분은 부모 클래스로 추상화하였습니다.

## 2. 주어진 조건 충족 방법

#### (1) 모듈화

BPETokenizer와 WordTokenizer를 tokenizers 모듈로 모듈화하여 구현하였습니다.

텍스트 전처리 관련 기능을 preprocessing 모듈로 모듈화하여 구현하였습니다.

## **(2) 상속 및 공통 기능 추상화**

BPETokenizer와 WordTokenizer 클래스에서 공통된 기능을 추상화하기 위해 부모 클래스를 생성하고 상속을 활용하였습니다.

## **(3) 데코레이터 및 타입 힌트 사용**

데코레이터는 현재 코드에서 사용되지 않았습니다. (...)

typing 모듈을 사용하여 매개변수와 반환값에 명시적으로 타입을 지정하였습니다.

## **(4) 텍스트 전처리 구현**

Preprocessor 클래스를 통해 주어진 조건에 맞게 텍스트 전처리를 구현하였습니다.

추신)

코드에 주석을 추가하여 각 메소드와 클래스의 동작 방식을 설명하였습니다.

사용자가 입력한 인자를 받아오기 위해 argparse 모듈을 사용하였습니다.