BERTによるファインチューニング

ゴール

- 事前学習済みのBERTモデルを用いて映画レビューの ポジティブ/ネガティブ分類
- 学習済みモデルでテキスト分類の推論ができるようになる

データセットの準備

from datasets import load_dataset

```
# IMDBレビューのデータセットをロード
dataset = load_dataset("imdb")
```

サンプル表示
print(dataset)
print(dataset["train"][0])

Tokenizerで前処理

from transformers import BertTokenizer

```
#事前学習済みのBERTトークナイザー
tokenizer = BertTokenizer.from_pretrained("bert-base-uncased")
# データセットにトークナイザーを適用
def tokenize_function(examples):
  return tokenizer(
    examples["text"],
    padding="max length",
    truncation=True,
    max_length=128
# 全データに適用
tokenized_datasets = dataset.map(tokenize_function, batched=True)
```

データセット分割

```
# 不要なカラムを削除
tokenized_datasets = tokenized_datasets.remove columns(["text"])
tokenized_datasets = tokenized datasets.rename column("label", "labels")
tokenized datasets.set format("torch") # PyTorchテンソル化
# 分割
#train data
train_dataset = tokenized_datasets["train"].shuffle(seed=42).select(range(5000))
#test data
eval dataset = tokenized datasets["test"].shuffle(seed=42).select(range(1000))
```

モデル定義

from transformers import BertForSequenceClassification

#BERTを二値分類用にロード

model = BertForSequenceClassification.from_pretrained("bert-base-uncased", num_labels=2)

Trainerによる学習設定

from transformers import TrainingArguments, Trainer

```
# 学習設定
training_args = TrainingArguments(
  output dir="./results",
  evaluation_strategy="epoch",
  per_device_train_batch_size=8,
  per_device_eval_batch_size=8,
  num train epochs=2,
                         #エポック数
                         #学習率
  learning_rate=2e-5,
  weight decay=0.01,
                         #正則化
# Trainerのセットアップ
trainer = Trainer(
  model=model,
  args=training_args,
  train_dataset=train_dataset,
  eval dataset=eval dataset
```

学習とモデル評価

#学習 trainer.train()

#評価
metrics = trainer.evaluate()
print(metrics)

推論

```
#推論用テキスト
test_text = "The movie was fantastic! I loved every moment."
#トークナイズ
inputs = tokenizer(test_text, return_tensors="pt", padding=True, truncation=True, max_length=128)
#モデル推論
outputs = model(**inputs)
predicted_class = outputs.logits.argmax().item()
# 結果表示
if predicted\_class == 1:
  print("予測: ポジティブレビュー 🍐")
else:
  print("予測: ネガティブレビュー 🥊 ")
```