# **AI-CUP 2019**

# 人工智慧論文機器閱讀競賽之論文分類

隊伍: SDML\_BetrayerLaBetrayer

成員: 陳義榮, 蔡秉辰, 黃秉迦

壹、 環境

● 作業系統: Arch Linux

• 語言: Python 3.7.4

● 預訓練模型: BERT-Base, Uncased

● 額外資料集: 無

• 使用的套件:

• tensorflow == 2.0.0

• keras-bert == 0.78.0

• Keras == 2.2.4

pandas

nltk

• tadm

#### 貳、 資料處理

表現最好的模型僅採用 abstract 的資料和其 label。

但在實驗的過程,我們有試過使用 abstract、title、classifier,但效果並沒有比較好。

## 參、 模型架構

採用最經典的 BERT-based 的架構,最後在第一個輸出那邊接一個 fully connected layer 使其有三維的輸出。而判斷 Other 項的輸出為何,則是看前三維的輸出做決定。

#### 肆、 訓練方式

我們會先做 further pretrain,用來作為 BERT 的初始權重。然後先只訓練最後一層,再對整個模型做 fine-tune。Further pretrain 和 Fine-tune 的細節如下:

• Further pretrain:

先載入 google 官方訓練好的權重。接著用 training dataset 和 public testing dataset 來做 unsupervised training,降低 dataset 的 NSP, MLM loss。詳細參數如下:

• Fine-tune details

for i in {0, 1, 2}:

batch size = 12 + 4i

fine-tune last 3 - i encoders of BERT with 2 \* (i + 1) epochs

## 伍、 分析&結論

由於 fine-tune 整個 model 很容易 overfitting,所以我們只 fine-tune 後面幾個 encoder。在那之前,避免 classifier 過差導致 further pretrain model 被 backpropogate 到更糟的地方,我們先對 classifier 做了簡單的 training。fine-

tune 多層能快速到達 optimal solution 但容易 overfitting,所以 我們決定透過 loop 的方式 fine-tune,使 fine-tune 的參數越來越少。fine-tune 完後,再針對 classifier 進行training 就完成了。

#### 陸、 程式碼

Download the zip file from

https://drive.google.com/open?id=1PG2T8jkuWJH4eF3ZotqKDkcLj06So5CG, and then extract it.

- Prepare data
- 1. mkdir data
- 2. cd data
- 3. Put "task2\_public\_testset.csv" and "task2\_trainset.csv" into data
- 4. wget <a href="https://storage.googleapis.com/bert\_models/2018\_10\_18/uncased\_L-12\_H-768\_A-12.zip">https://storage.googleapis.com/bert\_models/2018\_10\_18/uncased\_L-12\_H-768\_A-12.zip</a>
- 5. unzip -j uncased L-12 H-768 A-12.zip
- 6. You can also download our pretrained weight by wget https://www.csie.ntu.edu.tw/~b06902024/pretrain\_bert\_24\_v2.weight
- Start training

Run the following scripts:

cd src

python3 pretrain.py [pretrain\_weight\_path]

python3 train.py [pretrain\_weight\_path] [train\_weight\_path]

python3 submit.py [result.csv]

## 柒、 使用的外部資源與參考文獻

- Devlin, J., Chang, M. W., Lee, K., & Toutanova, K. (2018). Bert: Pre-training of deep bidirectional transformers for language understanding. arXiv preprint arXiv:1810.04805.
- CyberZHG. (2019, October 29). CyberZHG/keras-bert. Retrieved January 15, 2020, from https://github.com/CyberZHG/keras-bert.