(一)摘要

得益於機器學習 (Machine learning) 的蓬勃發展,尤其是 google 提出的 self-attention 機制與 transformers 模型, attention 機制計算每個詞與詞之間的關聯,相較於傳統 RNN 方法更能理解語言中的一詞多義, transformers 則是實現這項技術的架構,為自然語言生成(Natural Language Generation)開啟了全新的里程碑。本研究將探索使用 BERT(Bidirectional Encoder Representations from Transformers)來生成網軍留言。藉由學習現有網路論壇上的網民對原始文章的留言,訓練出一個能夠學習網路用語,用字能夠與時俱進的留言生成模型。

(二)研究動機與研究問題

隨著社群網路發展、新媒體崛起,加快了資訊擴散速度,也是讓一般民眾不再 只能被動接收訊息,同時也成為訊息的傳播者,不但可以透過社群平台分享自己對 任何事物的看法,同時也能看到其他網路使用者的評論。原本是可以讓不同立場的 使用者跨出同溫層互相交換意見,傾聽社會上不同意見的地方。

近年來許多網路行銷、公關公司,會使用大量假帳號以個人名義在 Facebook、PTT 等各大網路社群大量製造輿論、散布特定立場言論。利用民眾的從眾心理,影響一般使用者對事物的觀點與看法,藉此引導網路風向,將事件引導到對自己有利的局面。

有鑑於此,我們希望能開發出一套能夠生成網軍言論的模型,用以產生網軍留言。此項研究的動機在於提供能模擬網軍活動的環境。

以 PTT 上 100 篇關於韓國瑜的文章中推文標記為"嘘"的推文為訓練資料進行測試。經過 20 次訓練後,分別就與韓國瑜相關文章與另一篇不相關的文章進行生成的結果 (圖 2.1, 2.2)

文章: [問卦] 有沒有高雄不捨韓國瑜,才不投他的卦? 求有沒有中天新聞說

高雄人不投韓國瑜,是因為不捨<mark>得</mark>

他離開高雄的新聞影片?

小弟找了好久都沒看到....

網軍1: 中天新聞不是叫假的[SEP]

網軍2: 聞可以叫假的,但新聞影片質感真的有夠低[SEP]

網軍3: 韓導的新聞也叫假的[SEP]

網軍4: 韓市長是請假的新聞只看到有段沒錯的廢文[SEP]

網軍5:假新聞[SEP]

網軍6: 韓市長是請假的新聞[SEP]

網軍7: 假新聞[SEP]

網軍8:高雄人真的找得到?[SEP]

網軍9: 新聞能信嗎[SEP] 網軍10: 新聞能信嗎[SEP] 文章:送柯P腸胃藥、鮮花 王世堅嘆:史上最悲壯烙賽! 史上最悲壯落賽,真的是好笑

不過就是 拉肚子 的小事,卻有人覺得是抗疫抗癌抗暴般的勇者

北市府大可好好利用這事件宣傳在抗疫以外

注重飲食衛生的重要性

不是只有戴口罩重要

可惜醫生市長第一時間只想到要復仇

網軍1: 醫生市長是副業[SEP]

網軍2:生是好笑的啊,醫生的任務就是讓健保們注重食[PAD]生意[SEP]

網軍3: 醫生不要請假睡幾乎整天都不睡[SEP]

網軍4: 醫生不要請假睡幾乎整天都不睡[SEP]

網軍5: 睡菊還在睡[SEP]

網軍6: 又是這個[SEP] 網軍7: 醫生做的啊不心虛嗎[SEP]

網軍8: 醫生做的都心虛嗎[SEP]

網軍9:醫生做的都心虛嗎[SEP] 網軍10:醫生做的都心虛嗎[SEP]

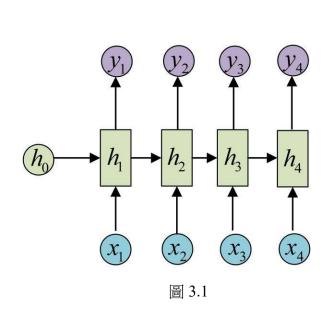
圖 2.1

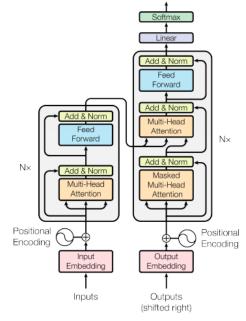
由實驗結果可知,主題與訓練資料接近的測試資料(圖 2.1)確實有能力產生跟文章相關且語句通順的負面評論。而(圖 2.2)雖然仍能從文章中抓到關鍵字"醫生",但生成的內容還是以韓國瑜為主。

(三)文獻回顧與探討

過去在自然語言處理 (Natural Language Processing) 領域中。訓練架構主要是用 Recurrent Neural Networks 模型(圖 3.1), RNN 缺點在於當字串過長時,相隔較遠的單字 關聯性會遺失、還有梯度消失、難以平行運算等等問題。

由 google 於 2017 年提出的 self-attention 機制與 Transformer 架構[1,2](圖 3.2), 大大改變 NLP 的訓練方式,self-attention layer 中所有 input vector 都會互相計算 attention,與 RNN 不同的是不需要依賴前一次的結果,每個 vector 計算 attention 時 不會互相影響,因此能使用平行運算加速。





The Transformer - model architecture.

圖 3.2: 論文[1]提出 2 的 transformers 架構

過去進行評論生成[3]是將任務拆分成 reading network 與 generate network(圖 3.3),由閱讀網路抓出文章的關鍵字,再交由生成網路產生完整句子。得益於 transformers 強大的學習能力,能使用更一個簡單的網路就做到相近的成果,如果將任務拆分成更小的子任務,並且使用 transformers 把每部分都做到更好,預期能做到更符合真人評論的結果。

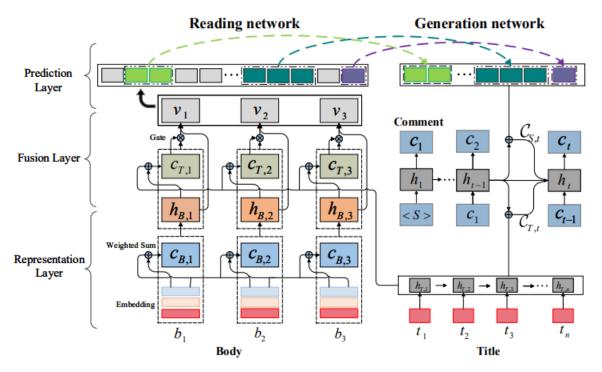


圖 3.3: 論文[4]使用的 兩種網路

(四)研究方法及步驟

我們選擇批踢踢實業坊(PTT)內做為訓練資料來源,使用 python beautifulsoup 套件蒐集看板文章、留言、留言標籤等資訊。並針對擷取的文章進行分類,抽取主題相近的文章、立場相似的留言,作為訓練時使用的資料。

合併文章內文(content)跟留言(push_content)組合成一個新的字串,經過 tokenizer 把字串 encode 成 BERT 字表上相應的 ids 作為 BERT 的輸入(圖 4.2)。

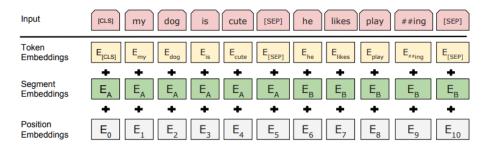
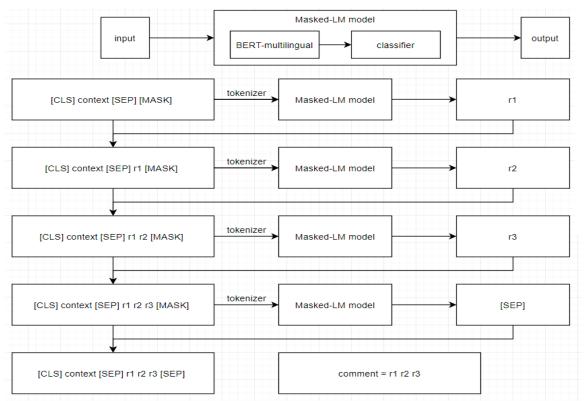


Figure 2: BERT input representation. The input embeddings are the sum of the token embeddings, the segmentation embeddings and the position embeddings.

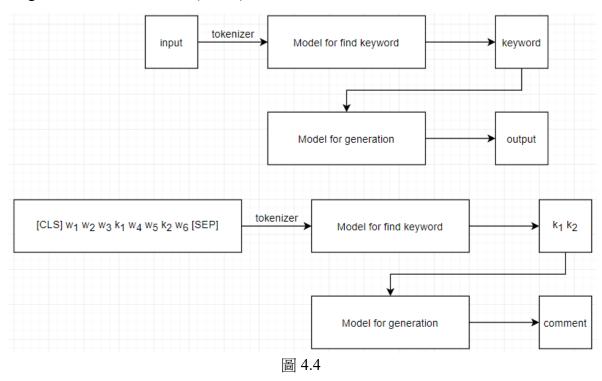
圖 4.2: BERT 的 input 形式

利用 Facebook 所開發的神經網路框架 Pytorch,使用 pytorch 版本 bert-base-multilingual-cased 預訓練模型,預計使用兩種不同方式進行實驗。目前遇到的問題,主要是無法對所有文章產生與之對應的回覆和句子結構不通順,前者於訓練時加入其他種類的文章可以改善,後者則是預計花更多時間訓練,產生句子後先判斷語句是否通順完整,剔除雜亂的評論等等後處理。

第一種方式為使用克漏字填空的方式讓模型逐字預測評論種每個字。在文章最後加入特殊符號"[MASK]"經過 transformers 得到 embedding 後使用 classifier model 預測出機率最高的字"r",把"[MASK]"帶換成"r [MASK]",重複讓 model 預測直到出現代表句子結尾的特殊符號"[SEP]"出現 (圖 4.3)。



第二種為將原任務分成拆成"閱讀文章找出關鍵字"與"使用關鍵字生成評論"的兩個子任務分別交由兩個 transformers 完成。先由 keyword model 找出文章的關鍵字再由 generate model 生成評論(圖 4.4)



(五)預期結果

本研究預期在給定任一真實文章後,能夠產生與其陣營對立的網軍評論(圖 5.1)。未來期望此系統能夠模擬網軍活動時的環境,提供偵測真實網軍時所需的資料,以協助執法機關判斷網軍是否有對議題進行干涉。

文章: [爆卦] 韓國瑜開漫威記者會啦!!! 高雄市長韓國瑜昨(13)日爆料表示, 知名美國漫威公司有意將他奮鬥的過程變成漫畫, 但漫威官方卻回覆完全不知情,引發爭議。 對此,韓國瑜將於下午親自說明現任AAE執行長 David Martin計畫將市長的故事以漫威風格製成作品等事宜。

網軍1: 這個需要開記者會 ?????

網軍2: 吃飽太閒 整天幹一堆跟高雄無關的鳥事

網軍3: 就不是漫威啊 韓國瑜每天吹牛啊

網軍4: 炒新聞 反正有鐵粉護航

Input	predict
[CLS] context [SEP] [MASK]	這
[CLS] context [SEP] 這 [MASK]	個
[CLS] context [SEP] 這個 [MASK]	索
[CLS] context [SEP] 這 個 需 [MASK]	要
[CLS] context [SEP] 這 個 需 要 [MASK]	開
[CLS] context [SEP] 這 個 需 要 開 [MASK]	記
[CLS] context [SEP] 這 個 需 要 開 記 [MASK]	者
[CLS] context [SEP] 這 個 需 要 開 記 者 [MASK]	會
[CLS] context [SEP] 這 個 需 要 開 記 者 會 [MASK]	?
[CLS] context [SEP] 這個需要開記者會?[MASK]	?
[CLS] context [SEP] 這個需要開記者會??[MASK]	?
[CLS] context [SEP] 這個需要開記者會???[MASK]	[SEP]
[CLS] context [SEP] 這個需要開記者會???[SEP]	
[CLS] context [SEP] 評論 1 [SEP] [MASK]	吃
[CLS] context [SEP] 評論 1 [SEP] 吃 [MASK]	飽
[CLS] context [SEP] 評論 1 [SEP] 吃 飽 [MASK]	太
[CLS] context [SEP] 評論 1 [SEP] 吃 飽 太 [MASK]	閒
•	
	•
·	•

(六)參考文獻

- [1] Attention Is All You Need Ashish Vaswani, Noam Shazeer, Niki Parmar, Jakob Uszkoreit, Llion Jones, Aidan N. Gomez, Lukasz Kaiser, Illia Polosukhi, 2017
- [2] BERT: Pre-training of Deep Bidirectional Transformers for Language Understanding Jacob Devlin, Ming-Wei Chang, Kenton Lee, Kristina Toutanova, 2018
- [3] ptt-web-crawler (PTT 網路版爬蟲) https://github.com/jwlin/ptt-web-crawler
- [4] Read, Attend and Comment: A Deep Architecture for Automatic News Comment Generation Ze Yang, Can Xu, Wei Wu, Zhoujun Li, 2019

(七)需要指導教授指導內容

定期與老師討論研究進度與相關機器學習之背景知識,並用實驗室之 GPU 伺服器以訓練神經網路模型