

40 分鐘簡單聊聊 NLP

講者: Andy Chiang

自我介紹

- Andy Chiang (江尚軒)
- 中興大學資工系 大三升大四
- 中興大學 NLP 實驗室 研究助理
- 工研院 資料服務與智慧決策部 實習生
- 主要研究領域有:網頁前後端、機器學習和自然語言處理





開始之前...

今天的投影片有公開,大家可以掃描 QR code,待會聽演講時可以參考。



目錄

1 What? NLP 簡介

- How?
 4 Google Colab +
 Hugging Face 實作
- 2 Why? NLP 實際應用
- 5 Reference

3 When? NLP 發展史

6 Summary



1

What? NLP 簡介



自然語言處理

(Natural Language Processing, NLP)

= 電腦科學 + 語言學



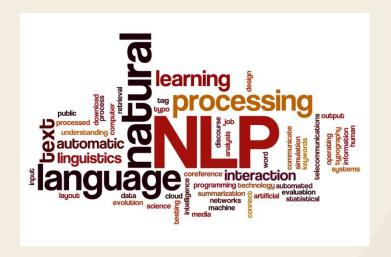
探討如何讓電腦理解、運用自然語言。

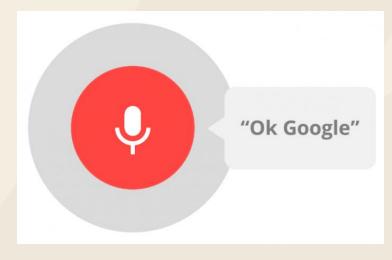


Q:什麼是**自然語言**?

A:人類為了溝通所創造的語言,通常有特定的文法。形式可以是

文字、語音、符號...









自然語言理解 (Natural Language

Understanding, NLU)

 \longleftrightarrow

自然語言生成 (Natural Language Generation, NLG)

研究如何讓電腦將人類語言轉為數值資料(讀懂人類語言的含意)

研究如何讓電腦將數值 資料轉為人類語言 (創造有意義的人類語言)



2

Why? NLP 實際應用



Why? NLP 實際應用

Email 篩選器

透過信件內容過濾**垃圾郵件**,或者像 Gmail 將信件分成**主要、社 交和促銷**三類,讓你的收件夾比較整齊。

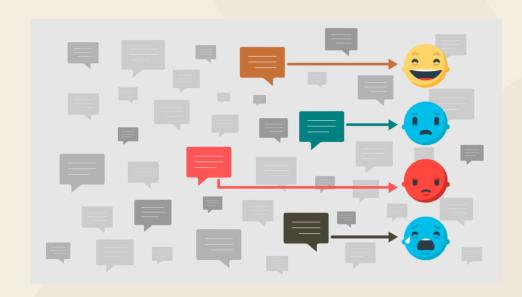




Why? NLP 實際應用

情感分析

公司可以從社群媒體上蒐集客戶對該產品的相關留言或貼文,分析出正面或負面的比例,及時改善行銷手法。





Why? NLP 實際應用

智能助理

像是 Google Assistant、Apple Siri、Amazon Alexa 等等,這些智能助理已經漸漸成為日常生活的一部份了,幫助我們處理各種生活瑣事,無聊也可以跟他聊聊天、講笑話~









3

When? NLP 發展史



人工規則

在 1950 年代,當時還沒有機器學習的概念,因此當時只能透過語言學分析語言的規則後,再寫成電腦程式。

想也知道,這種方法一定很差,因為語言有太多例外了,有時連人類都搞不太清楚了,更何況是電腦呢?



到了 1980 年代,NLP 開始代入機器學習的概念。 做法是先收集非常多的文本,稱之為語料庫。 然後訓練模型從中找出文本中單字間的關聯。 這比起人工規則更有彈性,也較能處理超出範圍的問題。 介紹幾個比較有名的模型:



Word2Vec

Word2Vec 的輸入是單字,輸出就是代表此單字的向量。 訓練過程簡單講就是透過上下文來學習單字間的關係,比如說:

我明天要搭火車去台北 我明天要搭飛機去台北



上頁例子中,火車和飛機的**前後文一致**,因此當模型讀過很多這樣的句子之後,就會給火車和飛機相近的向量。





RNN

Word2Vec 看似很棒,但還是有些缺點:

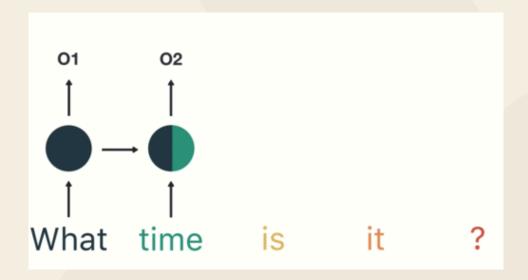
- 1. 無法處理一字多義
- 2. 不考慮詞的先後順序

舉例:

我借小明100元 小明借我100元



RNN 就像我們在閱讀時,不會只看其中一個字,而是**從左開始一個一個字讀過來**。如此一來就可以根據前文而產生不同的結果。





語言預訓練模型

自從 2018 年 Google 提出 BERT 語言預訓練模型後,對 NLP 帶來革命性的突破。





Google 收集了大量的語料庫 (Books Corpus + English Wikipedia 總共 33 億個字),透過**非監督**的方式來 pre-train。

之後拿這個 pre-train 好的模型,針對特定的下游任務作 fine-tune,結果都比之前的模型還好!

當年橫掃了很多 NLP 任務的排行榜。



這概念其實就像我們學中文,從小到大都在接觸中文,耳濡目染之下就有**基本的語感**。

如果此時再叫我們去學特定的任務 (如:接龍、照樣造句...),比起從未接觸過中文的外國人,對我們而言就輕鬆很多,對吧?

pre-train >> 學會基本語感

fine-tune >> 學習特定的任務



但除非是大企業,不然要自己從頭開始 pre-train 語言預訓練模型 根本是天方夜譚。

做為參考,訓練一個 1.1億 參數的 BERT-BASE 模型,要用 16 個TPU 跑 4 天! 何況還要先收集那麼大的語料庫。

幸好 BERT 作者有開源 pre-train 好的模型,讓我們可以直接站在巨人的肩膀上,讓下游任務變得既輕鬆又有效。



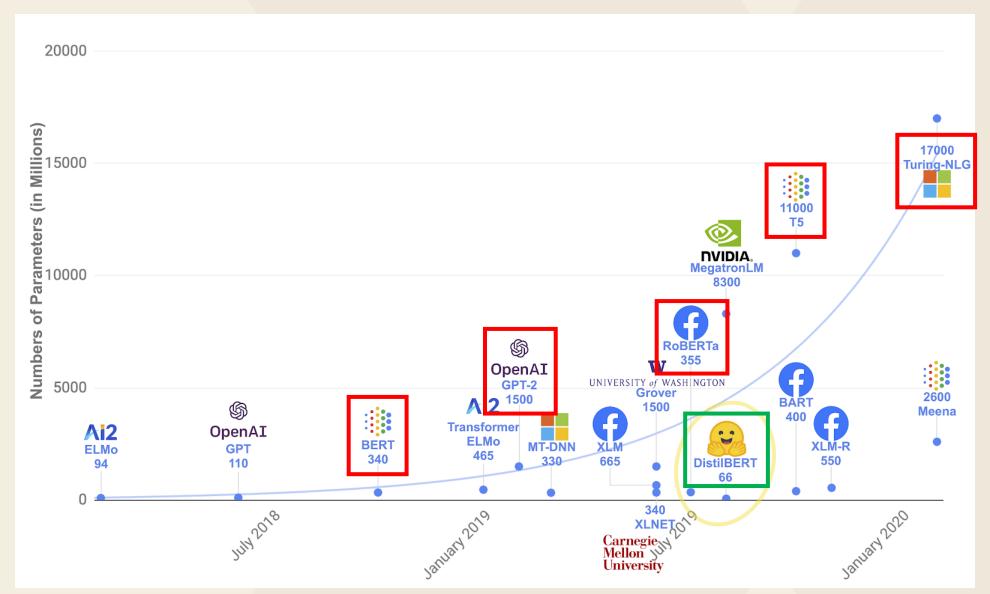


Google 提出了 BERT 後,可想而知,其他大企業或組織也競相推出了自己的語言預訓練模型。

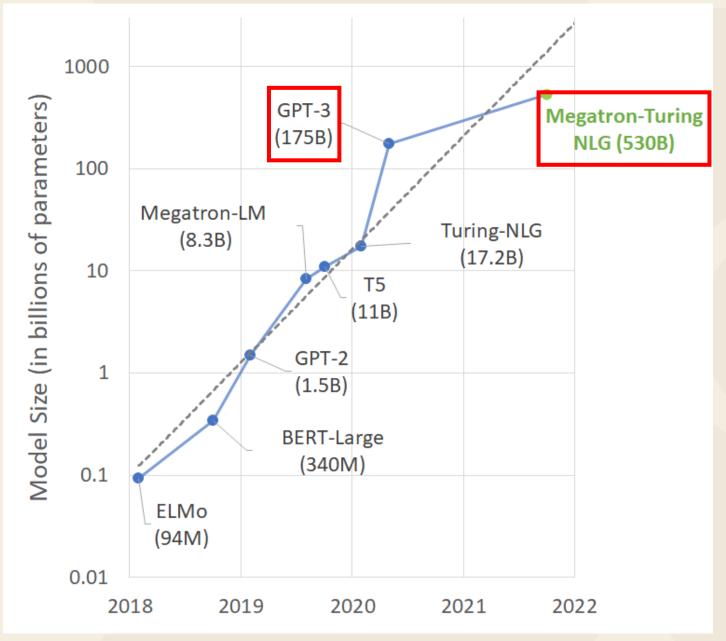
後面就是模型參數一個比一個大,整個就很扯。

當然也有些模型專注在相同效果下減少參數。











40 分鐘簡單聊聊 NLP

4

How? Google Colab + Hugging Face 實作



首先介紹 Google Colab,使用過 Jupyter notebook 的人,相信對 Colab 就一定不陌生,下面列出一些優缺點:





優點:

- 不需要架設環境,只要有網路和瀏覽器就可以執行 Python 程式
- 原本就內建許多機器學習的套件
- · 免費使用 GPU、TPU
- 因為存放在 Google Drive 上,所以不管要分享還是共用都很容易
- 視覺化呈現執行結果 (圖片、表格...)



缺點:

- 連續運行時間最長為 12 小時,超過就會被強制停止,而且重啟 資料會被清除
- GPU、TPU 有用量限制

雖然有缺點,但整體來說還是利大於弊。因此很推薦機器學習的初學者使用!



Hugging Face 是一間人工智慧的新創公司。

開源很多 NLP 領域知名的語言預訓練模型 (如 BERT、GPT-2…),支援 100 多種語言的文本分類、文本生成、問答等任務。





其下的 Transformers 套件,使用者可以輕易地下載、訓練、上傳語言預訓練模型。

此套件目前在 GitHub 上已經有 6.7 萬個 star,成長速度是新創公司中史上最快的。



接下來就示範怎麼使用 Google Colab + Hugging Face 來實作一些簡單的 NLP 任務吧!

Colab連結



Reference

- 斷開中文的鎖鍊!自然語言處理 (NLP)是什麼?
- NLP自然語言處理 技術原理與其產業應用
- 進入 NLP 世界的最佳橋樑:寫給所有人的自然語言處理與深度 學習入門指南
- · 進擊的 BERT: NLP 界的巨人之力與遷移學習
- 台大李宏毅教授 ELMO, BERT, GPT
- Transformers Document



Summary

今天介紹了 NLP 的實際應用、發展史和 Google Colab + Hugging Face 的實作,但這不過是 NLP 的冰山一角而已,還有很多東西沒時間講。

歡迎對 NLP 有興趣的人自行研究,也歡迎找我一起討論,大家一起共創良好的社群環境!

本議程響應開源風氣,所以**投影片**和**範例程式碼**都公開在 **GitHub**上,請自由使用。



Summary

這是我的個人網頁,有什麼問題歡迎來聯絡我~ 今天的分享就到這邊,謝謝大家!



議程投影片+範例程式碼



個人網頁



Q & A





Thanks for watching!

