AI共學社群 > Part1 - NLP經典機器學習馬拉松 > D12 詞袋模型(Bag-of-words)

D12 詞袋模型(Bag-of-words)







重要知識點



• 了解 Bag-of-words 原理以及如何運用 Python 實現。

如何訓練文字模型

當我們想訓練一個 NLP 模型時,大家都會遇到下方問題:

- 我們如何將文字輸入 ML 模型?
- 我們如何在電腦中表達不同文字的意義?

Word Embedding

那在 NLP 領域,我們如何讓電腦了解文字?

• 最簡單的 word embedding 方式就是將<mark>每一個單字以一個數值表示(</mark>Label encoding),再轉換 為 One hot encoding 的方式呈現(因為不同文字之間,通常沒有強弱之分)。

Lal		One Hot Encoding						
Food Name	Categorical #	Calories		Apple	Chicken	Broccoli	Calories	
Apple	1	95	\rightarrow	1	0	0	95	
Chicken	2	231		0	1	0	231	
Broccoli	3	50		0	0	1	50	

Label Encoding v.s One Hot Encoding

初學Python手記#3-資料前處理(Label encoding \ One hot encoding)



Label Encoding				One Hot Encoding						
Food Name	Categorical #	Calories		Apple	Chicken	Broccoli	Calorie			
Apple	1	95	\rightarrow	1	0	0	95			
Chicken	2	231		0	1	0	231			
Broccoli	3	50		0	0	1	50			

補充資料: Label Encoding & One Hot Encoding

如何表達一句話,或一篇文章?

現在我們已經將文字轉換為 One hot encoding 的格式,那表達一句話或一篇文章最簡單的方式,就是 將這句話或這篇**文章中出現過的文字全部加起來**,這也就是我們的 Bag-of-words,可以想像成我們把 所有的單詞放進一個袋子(詞袋)。

補充資料: Label Encoding & One Hot Encoding

步驟

假設今天我們的資料集包含正反面評價 1000 則

- 首先我們用資料集所有的單詞建造一個字典,也就是所有的單詞需要有對應的 index (沒有順序 限制,但固定後就不可改變),假設字典大小為 3000 (也就是 3000 個單詞)。
- 各別的評價可以看為一個袋子,所以我們要用一個向量表示這個評價。
- 我們先建造一個 3000 維,數值皆為 0 的向量 (ex.[0, 0, 0,.....]),再將這個評價內有出現的單詞 取出,找到對應的 index,將向量中這個位置的值 +1。
- 舉個例,我們在一個評價中找到兩個 good, good 對應到的 index 為 5,所以我們就在向量 [5] 的位置 +2, 變為 [0, 0, 0, 0, 0, 2,.....]。

Bag-of-words

優點:

1. 直觀,操作容易,並且不需要任何預訓練模型,可套用在任何需要將文字轉向量的任務上。

缺點:

1. 無法表達前後語意關係。

- 2. 無法呈現單字含義:許多單字有多種不同含義,如我要買蘋果手機跟我要去菜市場買蘋果,兩 句話中的蘋果意義不相同,但在 Bag-of-words 中無法呈現。
- 3. 形成稀疏矩陣,不利於部分模型訓練:假設我們訓練的 corpus 內有 100000 個單字,那要表達 每一個單字就是(1,100000) 的 vector, 其中絕大部分都是0的數值。

儘管 Bag-of-words 有諸多不足的地方,然而在較為簡單的情境下,其效果仍然相當不錯。

改善:

 Word Embedding 為 NLP 中相當重要的領域,在 Bag-of-words 之後有許多改進的方式陸續被 提出,如 TFIDF、Word to Vector、GloVe、ElMo 到近期的 BERT,之後章節會陸續為各為學員 介紹。

參考資料

網站: Different techniques to represent words as vectors (Word Embeddings)

Different techniques to represent words as vectors (Word Embeddings)

From Count Vectorizer to Word2Vec





Currently, I'm working on a Twitter Sentiment Analysis project. While reading about how I could input text to my neural network, I identified that I had to convert the text of each tweet into a vector of a specified length. This would allow the neural network to train on the tweets and correctly learn sentiment classification.

Thus, I jot down to take a thorough analysis of the various approaches I can take to convert the text into vectors — popularly referred to as Word Embeddings.