

110學年度數值方法期末報告 **1**



期末報告名稱:使用深度學習技術分析學生用餐習慣

並實作預測系統

日期:2022/06/13 指導老師:游濟華

姓名:梁哲嘉

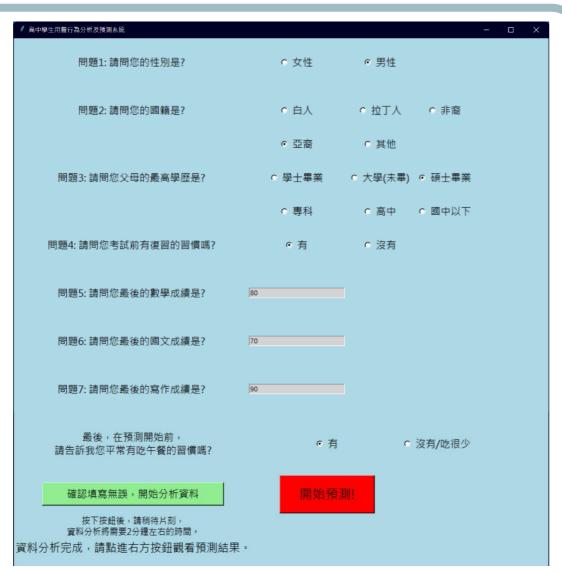
<設計理念>

這次的專題主要是希望能夠使用Deep Learning, 去分析一些日常生活中,與我們有關的數據。希望能 夠從這些大量的數據裡面,找尋它們之間的關聯性, 從而製作出一個有趣的預測系統。

而這次會選擇使用高中生的個人資料與成績的數據, 是因為我在高中的時候,時常因為一些原因而省略了 午餐,因而常常被家人念說三餐要正常才有精神好好 動腦,所以就決定利用這項數據,去觀察看看能不能 從學生的個人資料與成績,去找尋這之間是否有關聯 存在!

<成果展示>







首先是歡迎介面(左圖),這邊會請使用者先請使 用者輸入自己的名稱,按下確定鍵後會進入系統說 明頁面。閱讀說明完畢後,進入填答頁面(右圖), 填寫資料完成後,即可按下「分析」按鈕。此時系 統會開始進行數據模型的運算。

等待約2分鐘後,「開始預測」鈕會跳出來,這時 就代表資料已經分析完畢,可以開始預測結果。 預測結果會以彈出視窗的型式(下圖)供使用者查看 以下為模型訓練完成的結果:

Epoch 192/200 40/40 [====================================	nenu.mainloop()	
Epoch 193/200 40/40 [====================================	Epoch 192/200	
#0/40 [====================================	40/40 [==========	======] - 0s 9ms/step - loss: 0.5579 - accuracy: 0.7212
Epoch 194/200 40/40 [=========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5563 - accuracy: 0.7088 Epoch 195/200 40/40 [========] - 0s 9ms/step - loss: 0.5511 - accuracy: 0.7138 Epoch 196/200 40/40 [========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5543 - accuracy: 0.7225 Epoch 197/200 40/40 [==============] - 0s 8ms/step - loss: 0.5569 - accuracy: 0.7125 Epoch 198/200 40/40 [===============] - 0s 8ms/step - loss: 0.5505 - accuracy: 0.7113 Epoch 199/200 40/40 [==================] - 0s 9ms/step - loss: 0.5576 - accuracy: 0.7088 Epoch 200/200 40/40 [======================] - 0s 8ms/step - loss: 0.5549 - accuracy: 0.7175 7/7 [===================================	Epoch 193/200	
40/40 [====================================	40/40 [==========	======] - 0s 8ms/step - loss: 0.5529 - accuracy: 0.7075
Epoch 195/200 40/40 [=========] - 0s 9ms/step - loss: 0.5511 - accuracy: 0.7138 Epoch 196/200 40/40 [=========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5543 - accuracy: 0.7225 Epoch 197/200 40/40 [=========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5569 - accuracy: 0.7125 Epoch 198/200 40/40 [===============] - 0s 8ms/step - loss: 0.5505 - accuracy: 0.7113 Epoch 199/200 40/40 [=================] - 0s 9ms/step - loss: 0.5576 - accuracy: 0.7088 Epoch 200/200 40/40 [======================] - 0s 8ms/step - loss: 0.5549 - accuracy: 0.7175 7/7 [===================================	Epoch 194/200	
40/40 [====================================	40/40 [==========	======] - 0s 8ms/step - loss: 0.5563 - accuracy: 0.7088
Epoch 196/200 40/40 [=========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5543 - accuracy: 0.7225 Epoch 197/200 40/40 [=========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5569 - accuracy: 0.7125 Epoch 198/200 40/40 [=========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5505 - accuracy: 0.7113 Epoch 199/200 40/40 [===============] - 0s 9ms/step - loss: 0.5576 - accuracy: 0.7088 Epoch 200/200 40/40 [==================] - 0s 8ms/step - loss: 0.5549 - accuracy: 0.7175 7/7 [===============] - 0s 2ms/step - loss: 0.5922 - accuracy: 0.6935 Total loss 0.5922393798828125	Epoch 195/200	
40/40 [===========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5543 - accuracy: 0.7225 Epoch 197/200 40/40 [=========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5569 - accuracy: 0.7125 Epoch 198/200 40/40 [===========] - 0s 8ms/step - loss: 0.5505 - accuracy: 0.7113 Epoch 199/200 40/40 [===============] - 0s 9ms/step - loss: 0.5576 - accuracy: 0.7088 Epoch 200/200 40/40 [===================] - 0s 8ms/step - loss: 0.5549 - accuracy: 0.7175 7/7 [===============] - 0s 2ms/step - loss: 0.5922 - accuracy: 0.6935 Total loss 0.5922393798828125	40/40 [==========	======] - 0s 9ms/step - loss: 0.5511 - accuracy: 0.7138
Epoch 197/200 40/40 [====================================	Epoch 196/200	
40/40 [====================================	40/40 [==========	======] - 0s 8ms/step - loss: 0.5543 - accuracy: 0.7225
Epoch 198/200 40/40 [====================================	Epoch 197/200	
40/40 [====================================	40/40 [==========	======] - 0s 8ms/step - loss: 0.5569 - accuracy: 0.7125
Epoch 199/200 40/40 [====================================	Epoch 198/200	
40/40 [====================================	40/40 [===========	======] - 0s 8ms/step - loss: 0.5505 - accuracy: 0.7113
Epoch 200/200 40/40 [====================================	Epoch 199/200	
40/40 [===============] - 0s 8ms/step - loss: 0.5549 - accuracy: 0.7175 7/7 [===============] - 0s 2ms/step - loss: 0.5922 - accuracy: 0.6935 Total loss 0.5922393798828125	40/40 [==========	======] - 0s 9ms/step - loss: 0.5576 - accuracy: 0.7088
7/7 [==================] - 0s 2ms/step - loss: 0.5922 - accuracy: 0.6935 Total loss 0.5922393798828125	Epoch 200/200	
Total loss 0.5922393798828125	40/40 [===========	======] - 0s 8ms/step - loss: 0.5549 - accuracy: 0.7175
	7/7 [==========	=====] - 0s 2ms/step - loss: 0.5922 - accuracy: 0.6935
Acc: 0.6934673190116882	Total loss 0.5922393798828125	
	Acc: 0.6934673190116882	

Total loss: 0.5922 準確率: 約69.35%

<設計流程>

這次的實驗主要是利用Python語言來編寫程式, 利用Keras來設計與建立深度學習的模型。首先先 將學生相關數據的csv檔匯入程式,再根據輸入的 資料進行資料預處理,將數據切割以8:2的比例分 割成訓練集與資料集後,放入我所設計的模型進行 訓練。

本次實驗將會設定模型的參數值,然後利用程式 去訓練模型並預測結果,觀察batch值與epoch值 對於訓練出來的準確度與total loss是否有影響。 最終設置batch值為20,epoch值設為200次。並 將訓練出來的模型,利用Tkinter設計圖形化界面, 實作出能夠供人使用的預測系統。使用者將能夠將 自身的資料填入系統,而系統會當場訓練出模型, 並提供預測結果供使用者查看。

<數值方法>

深度學習是由機器學習再細分出來的一個領域,它 的運作原理主要是用電腦去模擬我們人類大腦的神 經元運作,來進行資料的分析。而在架構上面,一 般會從輸入層開始,如神經元一般,連接到下一層 的神經元,而此時這層的神經元所接收到的數據, 是透過activation function將上一層的輸入進行權 重加總並轉換而得來的。如此重複這樣的運作,最 終輸出結果的那層神經元即稱為輸出層,而夾在輸 入層與輸出層之間的即為隱藏層。

而其訓練方法一般是利用梯度下降法來設法尋找能 夠最佳化學習結果的權重參數,每次訓練都會將參 數沿著梯度下降的方向往下走一點,經過反覆的訓 練之後,就能夠找到較符合我們所預期的結果的參 數。

<未來展望>

經過這次的實作之後,我希望能夠再精進自己對 於深度學習的知識,希望未來能夠再設計出訓練效 果更佳的模型,以追求更高的預測精準度。並在未 來,利用自己的能力,分析出對於社會大眾更實用 的數據,為社會盡一份心力。

<相關連結>

Github連結:https://github.com/johnnyhitpo/school Google Drive連結:

https://drive.google.com/drive/folders/1AWCsgvpgKrHr Vnh AL0OJbRu3AQWoq57?usp=sharing









