## ML HW2 學號: R05H41011 系級: 統計碩二 姓名: 薛仲廷

# 1.請比較你實作的 generative model、logistic regression 的準確率,何者較佳? 答:

Submission and Description	Private Score	Public Score
generative_prediction.csv 4 minutes ago by r05h41011_melo add submission details	0.84240	0.84520
logistic_prediction.csv 4 minutes ago by r05h41011_melo add submission details	0.85124	0.85393

由上圖看出 generative model 與 logistic regression 預測結果的 Pubic score 和 Private score 明顯都是 logistic model 較佳,其中 generative 的方法是將資料分為 兩類並計算分別的 mean 和共同的 variance matrix,依照 Gaussian 分配去做 training;而 logistic model 有做 feature 正規化(min-max scaling)和用 adagrad 調整 learning rate。最後結果顯示為 logistic model 效果較好,我認為是因為這次的樣本足夠大所得出合理的結果。

# 2.請說明你實作的 best model,其訓練方式和準確率為何? 答:

在 feature 上做不同的取法,將 feature 分成以下 6 類並組合起來訓練,其中設定 learning rate=0.7,iteration=10000

A=X\_train[:,1:]  $\cdot$  B=X\_train[:,[0,1,3,4,5]]\*\*2  $\cdot$  C=X\_train[:,[0,1,3,4,5]]\*\*3  $\cdot$  D=X\_train[:,[0,1,3,4,5]]\*\*4  $\cdot$  E= np.log(X\_train[:,[3]]+1e-100,axis=1)  $\cdot$ 

F = np.log(X train[:,[0:3]]+1e-100,axis=1)

feature	Training accuracy	Public score
A+B+C	0.855233	0.85718
A+B+C+E	0.856390	0.85989
A+B+C+D+E	0.860561	0.86121
A+B+C+D+F	0.861582	0.86191

\_

3.請實作輸入特徵標準化(feature normalization),並討論其對於你的模型準確率的影響。

### 答:

特徵標準化會讓每一個 feature 的大小相差變小,例如原始資料的前幾項和最後的目標變數  $0 \cdot 1$  就差了許多,因此做特徵標準化會讓整個 training 效果更好。

	TRAINING ACCURACY	PUBLIC SCORE
MIN-MAX SCALING	0.85332	0.85393
NO FEATURE NORMALIZATION	0.78782	0.79841

4. 請實作 logistic regression 的正規化(regularization),並討論其對於你的模型準確率的影響。

### 答:

Lamda	1000	100	10	0.1
Training acuracy	0.848741	0.849923	0.854834	0.854834

Regularization 對模型預測準確率沒有太大的影響,可能是因為模型不會太複雜導致 overfitting 的情況發生。

5.請討論你認為哪個 attribute 對結果影響最大?

### 答:

我覺得 capital 的影響最大,因為我模型中加入此 feature 後收斂速度快上許多,在模型準確度上也有明顯的提升。