學號:B04901069 系級:電機四 姓名:林志皓

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

(The Accuracy below is evaluated over testing set on Kaggle)

Accuracy of Generative Model: 0.84631

Accuracy of Logistic regression: 0.85196

由上可知, logistic regression 得到的結果較佳

2. 請說明你實作的 best model, 其訓練方式和準確率為何?

我主要是在資料的處理多做一些事情。我把所有的continuous data 做 Discretization, 每筆資料都化為6維的one-hot-vector,分別代表"小於-2個標準差"、"介於-2到-1個標準差"、"介於-1到

0個標準差"、"介於0到1個標準差"、"介於1到2個標準差"、"大於2個標準差" 六個類別,而原本的連續資料還是保留,如此進行訓練。

過程中利用5-fold validation 驗證自己方法的準確性。

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

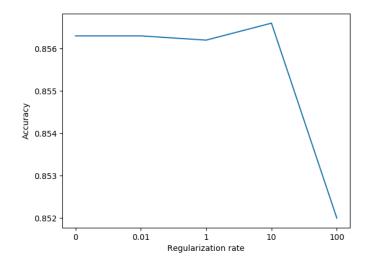
我實做的方式是針對每個類別continuous data,將其減去該類別平均,再除以該類別標準差。以下是實驗的結果:

Accuracy before feature normalization: 0.7958

Accuracy after feature normalization: 0.8520

可以看出feature normalization 讓準確率顯著提昇

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。



Regularization用在model複雜度太高,造成overfitting時所使用,讓分類的邊緣叫平滑,達到更好的generalization,在這次作業中,並沒有overfitting的狀況,因此做regular ization並沒有顯著的效能提昇,也可能因為做太多而降低效能。由上圖所示,rate介於0.001~10表現都差不多(10的時候好一點點),但當到達100時,就降低了表現。

5. 請討論你認為哪個 attribute 對結果影響最大?

經過一些實驗, 我認為 capital_gain 這項資料影響滿大的, 我對他做 discretization 之後些顯著提昇。個人認為最多的還是對於所有 continuous data 進行 feature normalization.