Homework 2 Report - Income Prediction

學號:r06944051 系級:網媒碩一 姓名:郭柏辰

答:我使用助教提供的feature,並在training data中依據年收入大於50k且擁有完整資訊的項目,統計出大於50k項目中workclass, occupation, native_country 集合中各元素出現的機率,並依照此機率指定資料不齊全的項目。若小於50k者,則將?部分指定該集合機率最低的元素,大於50k者則依照該集合機率指定對應元素。最後再重新統計workclass, occupation, native_country集合中各元素出現的機率,再依據此機率指派test data中資料不齊全的項目。

	Public score	Private score
Generative model	83.267%	82.25%
Logistic regression	85.921%	85.787%

根據實驗結果,我認為generative model之所以表現得較差,原因在於使用 gaussian distribution,但在真實情況下可能是其它種類的機率分佈,反而造成 結果不佳。

2. (1%) 請說明你實作的best model, 其訓練方式和準確率為何?

答:實作方法跟logistic regression一樣,資料預先處理方式如上題,並增加連續features的二次方,三次方及取log,learning rate: 0.05 並執行30000次。 Public score: 85.921%,Private score: 85.787%。

3. (1%) 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。(有關normalization請參考:https://goo.gl/XBM3aE)

答:使用logistic model 在沒有實作feature normalization時,Public score: 79.238%,Private score: 78.737%,有實作feature normalization則Public score: 85.921%,Private score: 85.787%,明顯有實作時準確率較高,主要原因在於這次的data中,連續的feature各項data值與值間的差距非常大,如果尚未做feature normalization,feature之間的差異會造成model不易進行訓練。

4. (1%) 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。(有關regularization請參考:https://goo.gl/SSWGhf P.35)

答:

Lambda	Public score	Private score
0.01	85.909	85.824
0.1	85.884	85.812
1	85.872	85.861
10	85.835	85.702
100	85.626	85.087

根據實驗結果,可以發現在 $\lambda = 1$ 時準確率是最高的,當 λ 太大時,可能造成 function太過平滑,導致準確率逐漸下降。

5. (1%) 請討論你認為哪個attribute對結果影響最大?

答:我把weight列出並取絕對值,找出 |W| > 1的feature,發現capital gain的影響最大,weight高達2.35721102,其餘feature weight差不多為0 ~ 1之間。而capital gain代表投資,其中包含股票基金等等,這反而是影響年收入的重大原因之一。