# Homework 2 Report - Income Prediction

學號:B05902019 系級:資工二 姓名:蔡青邑

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

	Private	Public
Genereative Model	0.84191	0.84557
Logistic Regression	0.84571	0.85479

從 Kaggle 上的分數來看,我們可以發現,Logistic Regression( $\eta=\lambda=10^{-6}$ )的準確率略佳於 Gernerative Model。 我認為其主要原因應該是因為我們的training data夠大夠多,讓比較依賴既有 data的disciminative(logistic regression)做法能獲得較佳的參數。 且因為Gernerative的做法是以假設 資料背後的高斯分佈為主,在實際準確率上有可能會受到一定的限制。

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

skl3.csv a day ago by B05902019蔡青邑 ^55, sin cos tan arctan, C = 6500

以上是我best的準確率,主要運用的做法是Logistic Regression。 事實上,我用了一個很nonlinear的 model去跑我的regression,使用的理由主要是藉由不斷配合cross validation後的實做觀察得到的。 除了 既 有 的 資 料 , 我 把 原 本 的 資 料 裡 的 "age", "fnlwgt", "capital\_gain", "capital\_loss", "hours\_per\_week"等連續實數的項目從2次方到55次方都concatenate進去我的training set裡面,並且我還對他們取了sin, cos, tan, arctan, 並一起concatenate進去。 再者為了節省時間和增加準確率,我有使用sklearn相關模組,並事先對資料做normalization,最後得到我的best。

## (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)

以下是我用十次式實作做到收斂的結果:

	Private	Public
No normalization	0.76808	0.77235
Normalization	0.85898	0.86240

正規化後的準確率明顯比較高,我認為主要是因為這次的資料有許多不同數量級的feature(尤其是連續性的數字資料與跟類別性的資料之間)。所以在做regression的同時如果沒有做normalization,數量級較大的feature的權重很容易被過度高估,導致最後的參數變得偏頗。也因此normalization能有效地改善這個問題。

## (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。

	Private	Public	details
regularization	0.84571	0.85479	$\eta = 10^{-5}, \lambda = 10^{-5}$
without regularization	0.83601	0.84299	$\eta=10^{-5}, \lambda=0$

從Kaggle上的分數來看,我們可以發現,有regularization的準確率較高,雖然差距沒有到很大。事實上,我在上傳前用本機的training data validate出來的準確率兩者是差不多的(±0.0002)。 可能是因為沒有regularization的狀況下的確產生了一點點的overfitting,而regularization改善了overfitting的問題。 而關於差距沒有很明顯的原因,應該是因為我用的是一次式,亦或者我們的training set夠大夠好。

#### (1%) 請討論你認為哪個attribute對結果影響最大?

我認為是occupation。 原因是我將一個一個feature從training set裡踢掉下去做logistic regression,發現去除occupation後的accuracy極低。 雖然踢掉relationship或者race的準確率也很低,但是踢掉它們仍會得到比較穩定的model參數,而踢掉occupation的w\_length比較大,依照我之前寫作業時的經驗,這樣的參數比較容易overfitting。