## HW2 Report

## B05901009 電機三 高瑋聰

Problem 1. (1%) 請簡單描述你實作之 logistic regression 以及 generative model 於此 task 的表現,試著討論可能原因。

本次作業我實作了最基本的 logistic regression (1/(1+e^-z),  $z=w^Tx+b$ )、generative model (假設每一維分佈皆為 Gaussion),以及增加一層 hidden layer 的 logistic regression。這三個 model 中,有一層 hidden 的 model 較為複雜,performance 也較好,但容易在 training set 上 overfit,而 generative 的表現最差,可能是預設為 gaussian 的前提限制太大,因此無法獲得太好的效果。

Problem 2. (1%) 請試著將 input feature 中的 gender, education, martial status 等改為 one-hot encoding 進行 training process,比較其模型準確率及其可能影響原因。

若將 gender, education 等參數做 one-hot encoding,model 的準確率會比沒做 one-hot 十多約 1%,可見利用 one-hot 可以讓不連續的類別變量變得更加合理,也能夠從中獲得更多有用的資訊 (原本用整數的表達方式會讓不同類別有大小關係,因此不合理)。

Problem 3. (1%) 請試著討論哪些 input features 的影響較大(實驗方法不限)。

我在 training 時若將類別變量 (例如 sex、education 等)移除,若只去掉 sex 或 education 的話 model 的結果與加入這些 feature 時差不多,但若將 PAY\_0~PAY\_6 也都去掉,則 model 的表現就掉至 baseline(0.78),反之我將連續變量 (PAY\_AMT 等) 加上二次的 feature 與三次的 feature,model 的準確率都沒有上升。可見在這份 data 中,PAY\_0~PAY\_6 等的影響較 PAY AMT、BILL AMT等變量來得重要。

Problem 4. (1%) 請實作特徵標準化 (feature normalization),討論其對於你的模型準確率的影響。

特徵標準化我認為是這次作業中影響 logistic model 最大的部份,在有標準化的情況下,大約能有 81~82%的準確率,但是一旦拿掉特徵標準化,training loss 會直接變成 nan (我是使用 Adam 當 optimizer),準確率也會只剩下 70%,可見特徵標準化對於 gradient 與 loss 的穩定與最後準確率的表現有十分深遠的影響。

Problem 5. 6. 請見下頁圖片

Bosquing 電機 = 高瑋聰

5. ②  $f(x,y) = \frac{1}{\sqrt{2}\pi} e^{\frac{(x-y)^2}{2\sigma^2}}$ .  $\frac{1}{\sqrt{2}\pi} e^{-\frac{(y-y)^2}{2\sigma^2}}$   $\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) \, dx \, dy = \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{2\pi} \frac{1}{\sqrt{2}\pi} e^{-\frac{(y-y)^2}{2\sigma^2}} \frac{1}{\sqrt$ 

6. (a)  $\frac{JE}{J_{2k}} = \frac{JE}{J_{3k}} \cdot \frac{J_{3k}}{J_{3k}} = \frac{JE}{J_{3k}} \cdot \frac{JE}{J_{3k}} = \frac{JE}$ 

(b)  $\frac{\partial E}{\partial z_j} = \frac{\partial E}{\partial z_j} = \frac{\partial E}{\partial z_k} \cdot \frac{\partial E}{\partial z_j} = \frac{\partial E}{\partial z_k} \cdot g'(z_k)$ . With  $g'(z_j)$ 

(c)  $\frac{\partial E}{\partial w_j} = \frac{\partial E}{\partial z_j} - \frac{\partial Z_j}{\partial w_j} = \frac{\partial E}{\partial z_k} \cdot g'(z_k)$ .  $W_j k \cdot g'(z_j) \cdot \frac{\partial Z_j}{\partial w_j} \times$