ML HW2 Report

b04504042 電機三 劉家豪

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

	public	private
logistic	0.76300	0.76360
generative	0.81300	0.81080

兩個都是使用所有feature,且都沒有使用normalization,從分數來看, generative好蠻多的,推測應該是因為數據量蠻大的,所以使用generative model 能達到還算不錯的效果。 但如果logistic model 做一些調整,像是 normalization, one-hot encoding ,就會比generative好。

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。

	public	private
沒one-hot	0.81740	0.81440
有one-hot	0.81980	0.82180

有one-hot效果比較好,推測原因可能是因為one-hot是將一個feature的值做分類,所以該feature的每個分類會對應一個weight,但沒有one -hot 的,他的feature各種類只能共用同個weight。例如有個feature的值分為1~10,每個值代表一種狀態,但其實值的大小並無意義,如果共用一個weight那值的大小就會造成影響。

Problem 3. (1%) 請試著討論哪些 input features 的影響較大(實驗方法沒有特別限制,但請簡單闡述實驗方法)。

我用generative model 來比較 pay_0 到 pay_6這些feature的影響。
我的方法是保留pay以外的feature,然後每次都從pay_0到pay_6挑一個當feature,以下是結果:

	public	private
pay_0	0.81260	0.80880
pay_2	0.80020	0.79460
pay_3	0.78860	0.78940
pay_4	0.78760	0.78600
pay_5	0.78780	0.78560
pay_6	0.78340	0.77980

可以觀察到,對準確率來說,pay_0 > pay_2 > pay_3 > pay_4 > pay_5 > pay_6

Problem 4. (1%) 請實作特徵標準化 (feature normalization),並討論其對於模型準確率的影響與可能原因。

	public	private
沒normalize	0.76300	0.76360
有normalize	0.81740	0.81440

有normalize效果好很多,原因可能是因為normalize後,每個feature的scale都一樣,在做gradient descent的時候能比較快且比較容易走到好的位置。

Problem 5. (1%)

Problem 5
$$f(x) = \sqrt{1 + e^{-\frac{1}{2}\sqrt{2}}}, \quad -\infty < x < \infty$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \sqrt{1 + e^{-\frac{1}{2}\sqrt{2}}} dx$$

$$= \sqrt{1 + e^{-\frac{1}{2}\sqrt{2}}} d\sqrt{1 + e^{-\frac{1}{2}\sqrt{2$$

Problem 6. (1%)