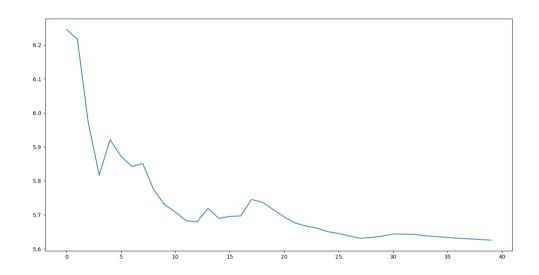
學號:B03705038 系級: 資管三 姓名:陳星宇

1. 請簡明扼要地闡述你如何抽取模型的輸入特徵 (feature) 答:

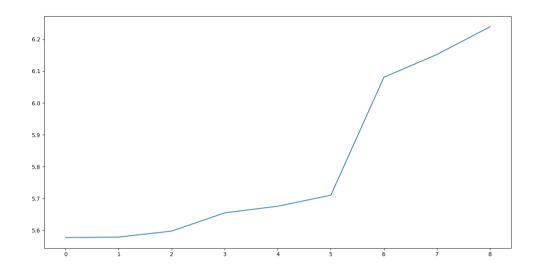
先把資料按月份分為 12 組,再從每一組連續的 480 小時中取出 471 筆 data,最後總共有 471*12=5652 筆 data。接著再計算第 1 小時到第 9 小時的每一個觀測項以及其的平方對第 10 小時的 pm2.5 的相關係數,最後取較高的作為 feature。最後我使用的feature 為前 9 個小時的 pm2.5 以及前 9 個小時的 pm2.5 的平方,總共 18 個 feature。

2.請作圖比較不同訓練資料量對於 PM2.5 預測準確率的影響 答:



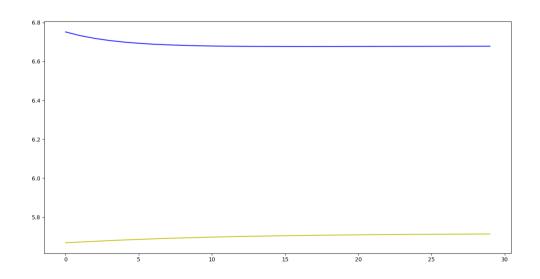
我從所有 data 中分了 1652 個 element 作為 validation set,第 3 題也是相同作法。 横軸代表最後 training set 的大小,從 100 個到 4000 個,縱軸代表相應的 validating error。觀察此圖,可以發現大致上訓練資料量預測準確率呈正相關。

3. 請比較不同複雜度的模型對於 PM2.5 預測準確率的影響 答:



此題我只有使用 pm2.5 作為 feature。橫軸代表從第 (x+1)個小時開始取,例如 0 代表從第 1 個小時開始取,取到第 9 個小時,然後預測第 10 個小時的 pm2.5,以此類推。由圖可見,模型複雜度與預測準確度呈正相關。

4. 請討論正規化(regularization)對於 PM2.5 預測準確率的影響 答:



由於經過實驗之後,發現小樣本似乎比較容易出現 over fitting 的問題,因此我取前 200 個 element 作為 training set,剩下的 5452 個 element 作為 validation set。圖中藍色的線為 validating error,黃色的線為 training error,而橫軸為 regularization 中

lambda 的值。可以發現隨著 lambda 的變大,training error 逐漸變大,而 validating error 逐漸變大,而 validating error 逐漸變小,但 lambda 超過一個臨界點之後,兩者的 error 都緩慢地上升。 5. 在線性回歸問題中,假設有 N 筆訓練資料,每筆訓練資料的特徵 (feature) 為一向量 \mathbf{x}^n ,其標註(label)為一存量 \mathbf{y}^n ,模型參數為一向量 \mathbf{w} (此處忽略偏權值 \mathbf{b}),則線性回歸的損失函數(loss function)為 $\sum_{n=1}^{N} (y^n - \mathbf{w} \cdot x^n)^2$ 。若將所有訓練資料的特徵值以矩陣 $\mathbf{X} = [\mathbf{x}^1 \ \mathbf{x}^2 \ ... \ \mathbf{x}^N]$ 表示,所有訓練資料的標註以向量 $\mathbf{y} = [\mathbf{y}^1 \ \mathbf{y}^2 \ ... \ \mathbf{y}^N]^\mathsf{T}$ 表示,請以 \mathbf{X} 和 \mathbf{y} 表示可以最小化損失函數的向量 \mathbf{w} 。 答:

Loss function = $L = (y - Xw)^T (y - Xw)$ We want to minimize the value of loss function:

$$\Rightarrow \frac{\partial L}{\partial w} = 0$$

$$\Rightarrow \frac{\partial}{\partial w} (y - Xw)^2 = 0$$

$$\Rightarrow -2X^T(y-Xw)=0$$

$$\Rightarrow X^T y = (X^T X) w$$

$$\Rightarrow w = (X^T X)^{-1} X^T y$$