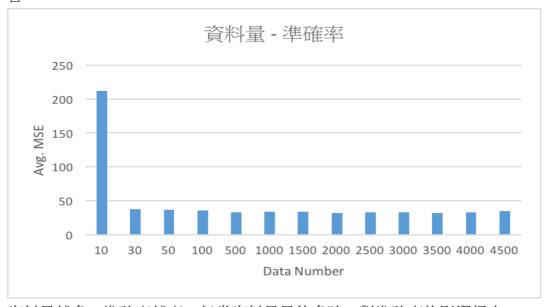
學號:R05922096 系級: 資工碩一 姓名:李哲安

1. 請簡明扼要地闡述你如何抽取模型的輸入特徵 (feature)

## 答:

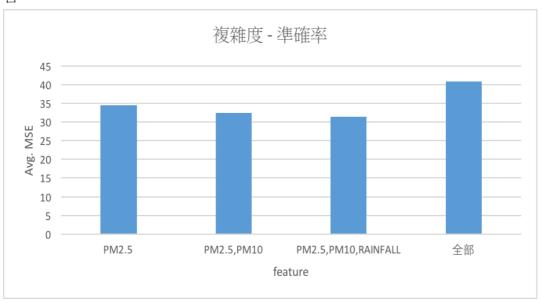
只取連續 9 小時的 pm2.5 值當作 data,第 10 小時的 pm2.5 當作答案。 train x = [x1, x2, x3, x4, x5, x6, x7, x8, x9]

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:



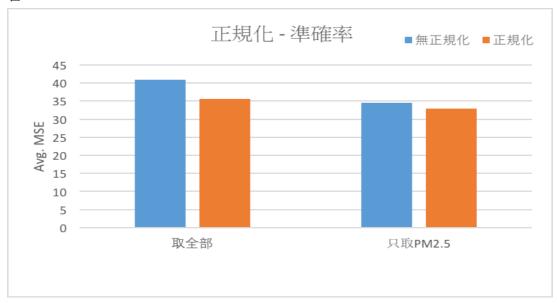
資料量越多,準確率越高。但當資料量足夠多時,對準確率的影響很小。

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:



提高複雜度(增加 feature 數)能提高準確率,但若複雜度太高則反而會有反效果。

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



正規化能避免 model overfitting,在 PM2.5 中對於提高準確率幫助。

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 $\sum_{n=1}^{N} (\mathbf{y}^n - \mathbf{w} \cdot \mathbf{x}^n)^2$ 。若將所有訓練資料的特徵值以矩陣  $\mathbf{X} = [\mathbf{x}^1 \ \mathbf{x}^2 \cdots \mathbf{x}^N]$ 表示,所有訓練資料的標註以向量  $\mathbf{y} = [\mathbf{y}^1 \ \mathbf{y}^2 \cdots \mathbf{y}^N]^T$ 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:

k: data 維度

e: N by 1 (loss)

y: N by 1

w: 1 by k

X: N by k

 $\min \| e^T \| = \min \| (y - Xw^T)^T \|$  當  $Xw^T = y$  對 X 的正交投影時,會有最小的 loss

- =>  $Xw^T = Pxy = X(X^TX)^{-1}X^Ty$  (Px 為正交投影矩陣)
- $=> w^{T} = (X^{T}X)^{-1}X^{T}y$
- $=> w = [(X^{T}X)^{-1}X^{T}y]^{T}$