學號:R05942107 系級:電信所碩一姓名:吳易霖

請實做以下兩種不同 feature 的模型,回答第(1)~(3)題:

- (1) 抽全部 9 小時內的污染源 feature 的一次項(加 bias)
- (2) 抽全部 9 小時內 pm2.5 的一次項當作 feature(加 bias)

### 備註:

- a. NR 請皆設為 0, 其他的數值不要做任何更動
- b. 所有 advanced 的 gradient descent 技術(如: adam, adagrad 等) 都是可以用的

### 1. (2%)記錄誤差值 (RMSE)(根據 kaggle public+private 分數),討論兩種 feature 的影響

feature	Private Score	Public Score	Private+ Public
所有污染源	5. 50413	7. 83378	13. 33791
PM2.5	5. 62719	7. 44013	13.06732

可以看出只選擇 PM2.5 當 feature 時的 Public error 比較小,但是 Privat 錯誤反而就變高了,但是兩個加總起來看應該還是只選擇 PM2.5 的錯誤少一點,而可能的原因應該是選所有污染源會造成 feature 太多的問題。

# 2. (1%)將 feature 從抽前 9 小時改成抽前 5 小時,討論其變化

feature	Private Score	Public Score	Private+ Public
所有污染源	5. 37642	7. 74074	13. 11716
PM2.5	5. 79427	7. 57651	13. 37078

在把時間縮減到只抽前 5 小時後, feature 選擇所有汙染的 error 反而變得比只取 PM2.5 好了,而只取 PM2.5 反而變得比之前更差。

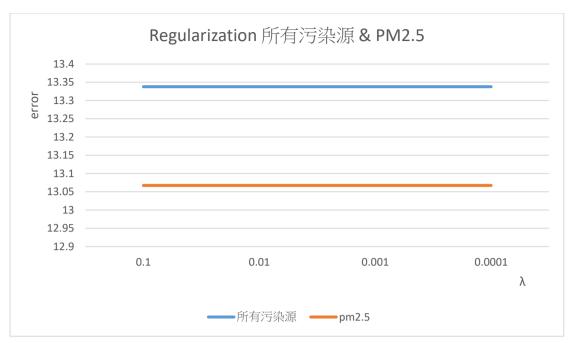
原因大概是總 feature 數量太多或太少了,原本所有汙染源的 9 個時間會有 18X9 個 feature 非常多,只取前 5 個時間就減少到 18X5,因此 error 變少了;而原本只取 PM2.5 的 9 個時間會有 1X9 個 feature 已經夠少,只取前 5 個時間就變成了 1X5 更少了,因此 error 會變大。

### 3. (1%)Regularization on all the weight with $\lambda$ =0.1、0.01、0.001、0.0001,並作圖

λ	Private+ Public
0.1	5. 50414+ 7. 83378=13. 33792
0.01	5. 50413+ 7. 83378=13. 33791
0.001	5. 50413+ 7. 83378=13. 33791
0.0001	5. 50413+ 7. 83378=13. 33791

# pm2.5:

λ	Private+ Public
0.1	5. 62720+7. 44012=13. 06732
0.01	5. 62719+7. 44013=13. 06732
0.001	5. 62719+7. 44013=13. 06732
0.0001	5. 62719+7. 44013=13. 06732



可以發現改變  $\lambda$  完全不會影響 error 的大小,可能的原因是  $\lambda$  的數值太小, Regularization 對 cost 造成的影響幾乎可以忽略不計。

4. (1%)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 $\sum_{n=1}^N (\mathbf{y}^n - \mathbf{x}^n \cdot \mathbf{w})^2$ 。若將所有訓練資料的特徵值以矩陣  $\mathbf{X} = [\mathbf{x}^1 \ \mathbf{x}^2 \ \dots \ \mathbf{x}^N]^T$ 表示,所有訓練資料的標註以向量  $\mathbf{y} = [\mathbf{y}^1 \ \mathbf{y}^2 \ \dots \ \mathbf{y}^N]^T$ 表示,請問如何以  $\mathbf{X}$  和  $\mathbf{y}$ 表示可以最小化損失函數的向量  $\mathbf{w}$ ?請寫下算式並選出正確答案。(其中  $\mathbf{X}^T\mathbf{X}$  為 invertible)

- (a)  $(X^TX)X^Ty$
- (b)  $(X^{T}X)^{-0}X^{T}y$
- (c)  $(X^TX)^{-1}X^Ty$
- (d)  $(X^{T}X)^{-2}X^{T}y$

要取得最小 loss function 之下的的 w ,就是 loss function 對 w 偏微分為 0 時的 w 值

$$\frac{\partial \operatorname{Loss}}{\partial w} = \sum_{n=1}^{N} 2(y^n - x^n \cdot w) \cdot (-x^n) = -2 \sum_{n=1}^{N} (y^n - x^n \cdot w) \cdot x^n = 0$$

所以
$$X^{T}(y - Xw) = 0$$

$$\Rightarrow X^T y - X^T X w = 0$$

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

$$\Rightarrow$$
 w = (X<sup>T</sup>X)<sup>-1</sup>X<sup>T</sup>y

答案為(c)