## Machine Learning HW1

學號: D05921027 系級: 電機博一 姓名:張鈞閔

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)

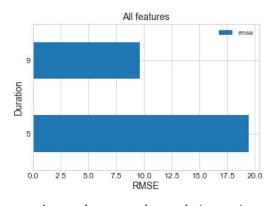
## 備註:

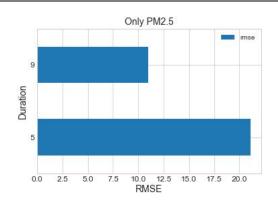
- a. NR請皆設為0, 其他的數值不要做任何更動
- b. 所有 advanced gradient descent 技術(如: adam, adagrad 等) 都是可以用的
- 1. (2%)記錄誤差值 (RMSE)(根據kaggle public+private分數),討論兩種feature的影響

	Public	Private	若使用前 9 小時內的 PM2.5 值,類似於 只依照歷史資料猜測現在數值,而忽略
All features	6.4208	5.3253	了其他環境因素的影響,如:風速、降 雨。所以使用全部的 feature 可增加模
Only PM2.5	9.1032	12.5513	型預測力改善 public 和 private score

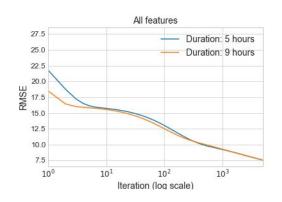
2. (1%)將 features 從抽前9小時改成抽前5小時, 討論其變化

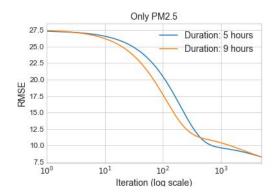
Duration	9 hours	5 hours	若參考 9 小時的 features,可以得到較
All features	9.6288	19.444	佳的 performance,預測誤差差異近兩 倍。
Only PM2.5	10.963	21.082	



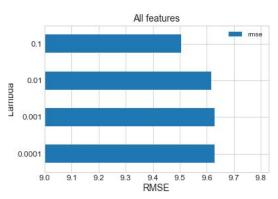


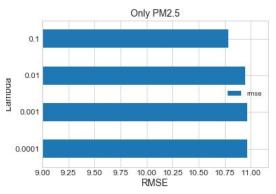
- Loss changes through iterations: 參考的時間長度越長, loss 下降較快





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





Lambda	0.1	0.01	0.001	0.0001
All features	9.5046	9.6164	9.6275	9.6286
Only PM2.5	10.783	10.946	10.962	10.964

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  $x^n$ ,其標註(label)為一存量  $y^n$ ,模型參數為一向量w (此處忽略偏權值 b),則線性回歸的損失函數(loss function)為  $\sum\limits_{n=1}^{N} (y^n-x^n\cdot w)^2$  。若將所有訓練資料的特徵值以矩陣  $X=[x^1\ x^2\ ...\ x^N]^T$  表示,所有訓練資料的標註以向量  $y=[y^1\ y^2\ ...\ y^N]^T$ 表示,請問如何以 X 和 y 表示可以最小化損失函數的向量 w ?請寫下算式並選出正確答案。(其中 $X^T$ X為invertible)

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

The analytical solution to linear regression problem with a least-squares loss function

$$minimize f(w) = (Xw - y)^T (Xw - y)$$

$$\rightarrow f(w) = ((Xw)^T - y^T)(Xw - y) = (Xw)^T Xw - (Xw)^T y - y^T Xw + y^T y$$

To find the minimum of f(w), we derive by w and compare to 0,

$$\frac{\partial f(w)}{\partial w} = 2X^T X w - 2X^T y = 0 \implies X^T X w = X^T y$$

Finally, we obtain  $w = (X^T X)^{-1} X^T y$ .