學號:R06921066 系級:電機碩一姓名:劉宇閎

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

	public	private	Public + private
全考慮	7.59076	5.52561	6.63897
只有 PM2.5	7.84189	6.29361	7.11001

若只單考慮一種污然物的影響在整體結果來說都是較差的 , 有可能是因為忽略了某些預測時重要的參數

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

	public	private	Public + private
全考慮	9.24716	6.73486	8.0891
只有 PM2.5	9.73083	6.48558	8.2689

當考慮的 feature 數較少時,此時產生誤差較大的原因可能為 P M 2.5 不單單只受到這 5 個小時的影響,所以當忽略了其他四小時資訊時產生了相當大的影響

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

λ=0.1	public	private	Public + private
全考慮	7.64460	5.45246	6.6396
只有 PM2.5	7.53613	5.75574	6.70528
λ=0.01	public	private	Public + private
全考慮	7.68484	5.45871	6.6628
只有 PM2.5	7.53886	5.74515	6.70228
λ=0.001	public	private	Public + private
全考慮	7.57724	5.48154	6.6129
只有 PM2.5	7.47016	5.74438	6.66337
λ=0.0001	public	private	Public + private
全考慮	7.47256	5.45311	6.54123
只有 PM2.5	7.54970	5.75318	6.71181

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 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  $\mathbf{X} = [\mathbf{x}^1 \ \mathbf{x}^2 \ ... \ \mathbf{x}^N]^T$ 表示,所有訓練資料的標註以向量  $\mathbf{y} = [\mathbf{y}^1 \ \mathbf{y}^2 \ ... \ \mathbf{y}^N]^T$ 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)  $(X^{T}X)^{-1}X^{T}y$
- (d)  $(X^{T}X)^{-2}X^{T}y$

y = Xw 為無解,其中 w'為最佳近似解 故 y - Xw'屬於 $N(X^T)$ ,可得 $X^T(y - XW^*) = 0$ 亦等於  $X^Ty = X^TXw$ ' 可知 w' =  $(X^TX)^{-1}X^Ty$  得證, 故答案為 c