學號:B04104040 系級: 工海三 姓名:解正安

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 當作一次項(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
- c. 第 1-3 題請都以題目給訂的兩種 model 來回答
- d. 同學可以先把 model 訓練好, kaggle 死線之後便可以無限上傳。
- e. 根據助教時間的公式表示,(1) 代表 p = 9x18+1 而(2) 代表 p = 9\*1+1

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

	kaggle Public	kaggle Private
9小時內 PM2.5	5.90263	7.22356
9小時內所有的 feature	5.65650	7.27081

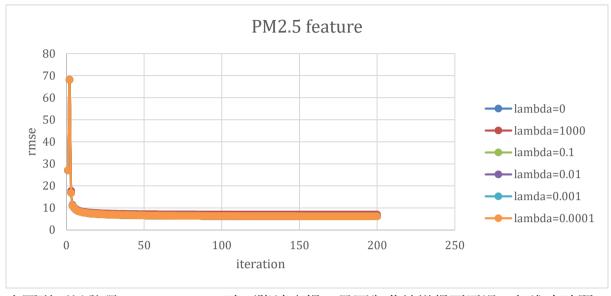
只取 pm2.5 在 public 分數差於取所有 feature,但在 private 的分數卻較好,應該是取所有 feature 會有 overfit 的問題,只在 public 效果較好。然而,在實作時若對資料做過處理,並取所有 feature 下去 train,其實效果仍較佳,因此兩種 feature 說明 pm2.5 並不是只受 pm2.5 自己的前時段影響,而是有其他因素會影響濃度。

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

	kaggle Public	kaggle Private
9小時內 PM2.5	5.90263	7.22356
5 小時內 PM2.5	19.53866	20.21173
9小時內所有 feature	5.65650	7.27081
5 小時內所有 feature	18.99177	19.39797

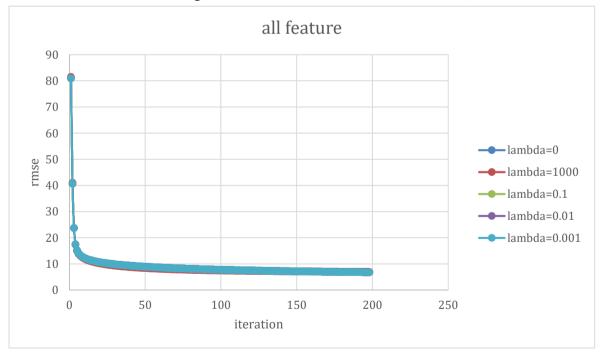
若只取前 5 個小時的資料,會發現不論何種方式誤差皆大幅度增加,可能 data 取的量不足有關,必須更多時間的資料去預測。此外,也有 overfit 的問題,private 實際結果都沒有比較好。之後應該嘗試若取 10 個小時或是更多時間的資料去看是否會對結果有所影響。

3. (1%)Regularization on all the weight with  $\lambda$ =0.1、0.01、0.001、0.0001,並作圖只取 pm2.5 作為 feature,且 learning rate=10, iteration=10000 取前 200 筆方便觀察



由圖形可以發現,lambda=1000 時下降速度慢,是因為曲線變得更平滑,但進步時既沒有很多。而其他 lambda 的差別難以用圖形去呈現,因此推測若只取 pm2.5 會有 underfit

取所有 feature,且 learnin g rate=10, iteration=10000 取前 200 筆方便觀察



本資料去除前兩筆 iteration=1 和 2,因為在 iteration=2 時 RMSE 高達 600 對圖形分析較為困難,推測 learning rate 設得太大。由圖形可以得知,在  $\lambda$ =0,0.1,0.01,0.001,0.00001 時,由於設定值太小,對是否有 overfit 或是有解決 overfit 較難判斷。因此將  $\lambda$  設為 1000 時,可以發現下降速度會變快,效果有略為增加,加入 regularization 能使結果略有進步,判斷有些許 overfit。

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)為一純量  $\mathbf{y}^n$ ,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 $\sum_{n=1}^N \mathbf{1} (\mathbf{y}^n - \mathbf{x}^n \cdot \mathbf{w})^2$ 。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  $\mathbf{w}$  ?請選出正確答案。(其中  $\mathbf{X}^T\mathbf{X}$  為 invertible)

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