

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

全部污染源：7.90808+5.55183=13.45991

僅抽PM2.5：7.92794+5.86876=13.79670

抽取全部污染源較為準確，但兩者相差不如想像中大。推測原因是因為全部污染源中雜有許多跟PM2.5無關的數據，且某些數據含有invalid的值(ex. PM2.5=-1)。

若刪去一些無關的項，並對invalid的值做適當處理後，最佳可以達到大約7.28454+5.78131=13.06585之譜。

2. (1%)將feature從抽前9小時改成抽前5小時，討論其變化

全部feature：7.73453+5.62488=13.35941

僅抽PM2.5：8.15074+6.06706=14.21780

整體而言取5小時的準確度較取9小時差，特別是只抽PM2.5的情況下，因為只剩下5個維度，因此準確度下降更明顯。

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

$\lambda = 0.1$

全部污染源：7.89936+5.50076=13.40012

僅抽PM2.5：7.89712+5.83131=13.72923

$\lambda = 0.01$

全部污染源：7.80826+5.57808=13.38634

僅抽PM2.5：7.86822+5.79722=13.66544

$\lambda = 0.001$

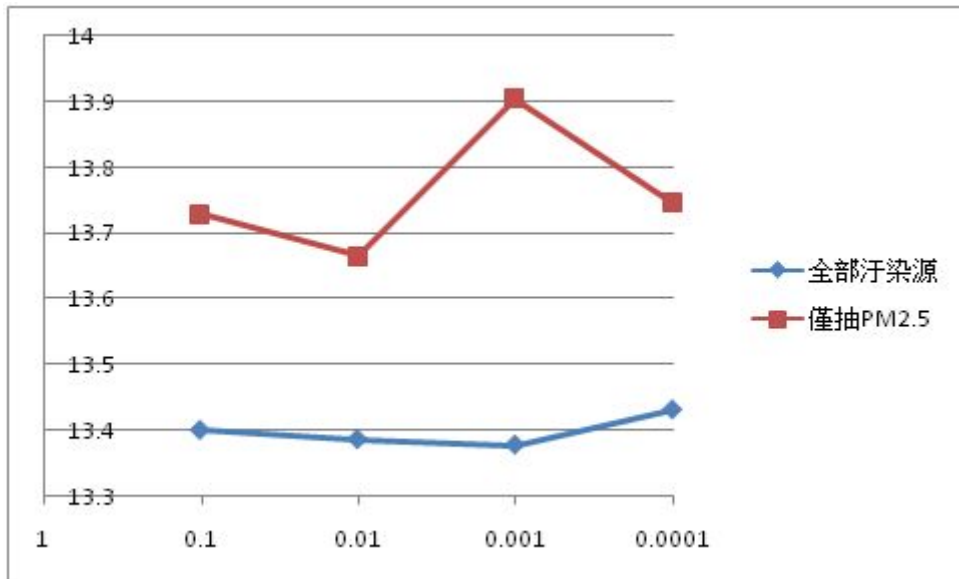
全部污染源：7.80787+5.57007=13.37794

僅抽PM2.5：7.98257+5.92065=13.90322

$\lambda = 0.0001$

全部污染源：7.93013+5.50092=13.43105

僅抽PM2.5：7.90312+5.84268=13.74580



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

正解為 (c)。

預測值可表示為一向量  $w_1 x^1 + w_2 x^2 + \dots$ 。此向量可以理解為所有  $X$  中的 column vector 的某一線性組合，亦即線性空間  $W = \text{Span}(\{x^1, x^2, \dots\})$  中的某一向量。接著注意 loss function 的定義，即為  $y$  向量與預測向量的 Euclidean distance 的平方。欲使得 loss 最小，則我們必須找到  $W$  中與  $y$  距離最近的向量即為  $y$  在  $W$  上的投影。

接著帶入 projection matrix 的公式  $P = X(X^T X)^{-1} X^T$ ，我們可以得到

$Xw = Py = X(X^T X)^{-1} X^T y$  的結果，接著兩邊同時乘上  $(X^T X)^{-1} X^T$ ，即可得到最終答案  $w = (X^T X)^{-1} X^T y$ 。