學號:R06922093 系級: 資工碩一 姓名:陳禹齊

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
All feature	10.75235	6.96116
PM 2.5	7.40983	5.92390

討論: 只使用 PM 2.5 一次項當作 feature 的 RMSE 比較低,可能是因為取所有 汙染源的 feature,考慮太多與 PM 2.5 不相關的因素,造成為了符合那些無關的 汙染源使得真正 PM 2.5 的誤差值變大。

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

All feature

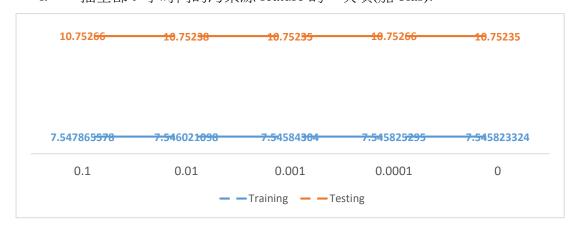
	Training	public
抽9小時	7.52872	10.75235
抽5小時	6.62498	9.45220

PM 2.5

	Training	public
抽9小時	7.52872	10.75235
抽5小時	6.62498	9.45220

討論: 取全部汙染源當 feature,因為一開始的 feature 太多,所以只取比較接近的 5 小時來訓練可以讓其他比較沒那麼相關的 feature 影響不會那麼大,然後只取 PM 2.5 因為本來就跟 PM 2.5 相關,所以取越多小時來訓練可以獲得比較好的結果。

3. (1%)Regularization on all the weight with λ=0.1、0.01、0.001、0.0001, 並作圖i. 抽全部 9 小時內的污染源 feature 的一次項(加 bias):



ii. 抽全部 9 小時內 pm2.5 的一次項當作 feature(加 bias):



- 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 $x^{\text{-}}$,其標註(label)為一存量 $y^{\text{-}}$,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 n=1Nyn-xnw2 。若將所有訓練資料的特徵值以矩陣 $X = [x^{\text{-}} x^{\text{-}} \dots x^{\text{-}}]^{\text{-}}$ 表示,所有訓練資料的標註以向量 $y = [y^{\text{-}} y^{\text{-}} \dots y^{\text{-}}]^{\text{-}}$ 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 $X^{\text{-}}X$ 為 invertible)
- a. $(X^TX)X^Ty$
- b. $(X^TX)^{-1}X^Ty$
- c. $(X^TX)^{-1}X^Ty$
- d. $(X^TX)^2X^Ty$

我們的目標是要求出X * w = y 的最小平方解,

最小平方解發生時, e = y - Xw 有最小長度的平方即 $min||y - Xw||^2$, 從行空間

CS(X)中取一向量 p 和 e=y-p 正交,p 也就是 y 至 X 的行空間的正交投影。令 P 表示正交投影至行空間 CS(X)的變換矩陣 p=Py,由正交投影矩陣的性質可得 Py=P(Py)=P²y=p,所以 P(y-p)=p-p=0。因此 e=y-p=y-Xw 的正交捕餘空間,可得 X^te=X^t(y-Xw)=0e,則 $X^tXw=X^ty$ 所求為

c. $(X^{t}X)^{-1}X^{t}y$