學號:B05902086 系級: 資工一 姓名:周逸

1. 請簡明扼要地闡述你如何抽取模型的輸入特徵 (feature) 答:

對於每九個小時*十八類(按照)的資料,我抽取的為 feature 為底下的陣列(越接近前面的時間代表,越靠近預測目標的時間點)

然後第 15~18 類重新定義成

New 15=sin(15)*18

New 16=sin(16)*17

New 17=cos(15)*18

New 18=cos(16)*17

以下為一次項的矩陣

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0],

[1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1],

[1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0]

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0],

[1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0]

以下為二次項的矩陣

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]

```
[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

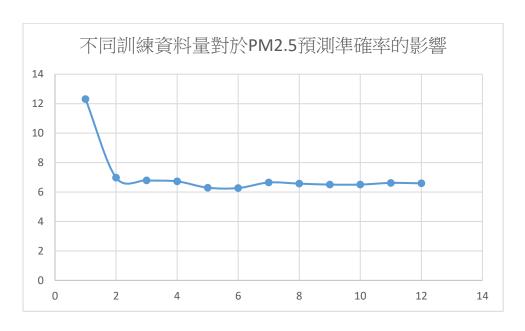
[1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],

[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
```

2.請作圖比較不同訓練資料量對於 PM2.5 預測準確率的影響 答:



當數據量不夠時會噴掉,當數據量夠多時就差不多

3. 請比較不同複雜度的模型對於 PM2.5 預測準確率的影響 答:

當純只有一次項的時候大概會卡在 6.0 附近就上不去了,但是加入了二次項後 就能到達 5.8 附近,但是如果把三次項加進去反而又會跑到 5.9 左右 4. 請討論正規化(regularization)對於 PM2.5 預測準確率的影響 答:

在線性的情況下沒有很大的影響,但是當加入高次方項的時候,可以讓高次方項一開始的影響不會過大

5. 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 n=1Nyn-wxn2 。若將所有訓練資料的特徵值以矩陣 $X=[x^1 \ x^2 \ ... \ x^n]$ 表示,所有訓練資料的標註以向量 $y=[y^1 \ y^2 \ ... \ y^n]$ 表示,請以 x 和 y 表示可以最小化損失函數的向量 x 。答:

 $\mathbf{w} = (\mathbf{X}^{\mathrm{T}}\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}^{\mathsf{T}}\mathbf{y}$