# Machine Learning HW1 110511010 楊育陞

# Part I Results

#### 1 Fitting curve of the third input feature

我使用 feature x3 作為橫軸,考慮所有其他點,畫出模型產生出的預測並對照資料 target。下圖中橘色點為模型的預測值,藍色點為資料 target,可以些微的發現,M 越大模型會更貼近資料。

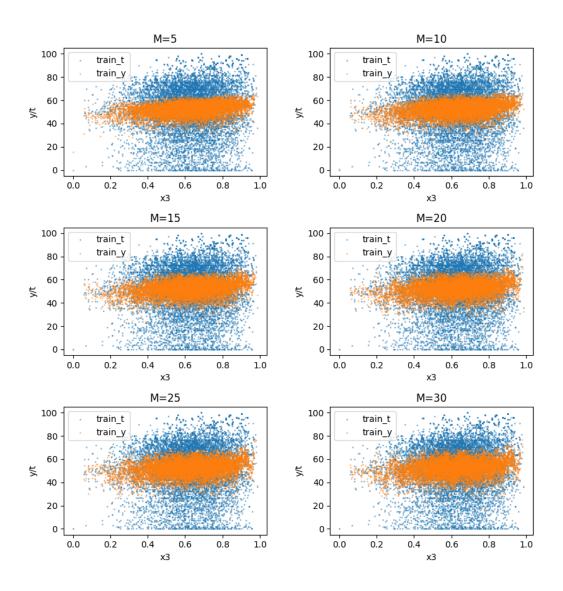


Figure 1: Fitting Curve of feature x3

#### 2 MSE and Accuracy

觀察 MSE 與 Accuracy,其中隨著 M 越大,training 的誤差會越小,但是 test 到某個程度開始會有極大誤差。因此需要做 Regularization(Ridge Regression),對模型參數做壓制,避免模型有太大的 bias,更泛用於真正的資料分佈。

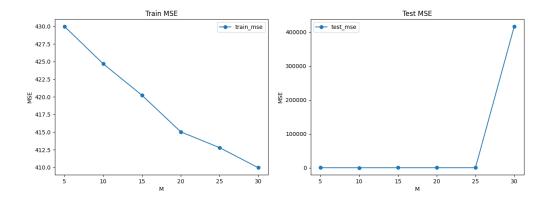


Figure 2: MSE of Normal Regression: Train/Test

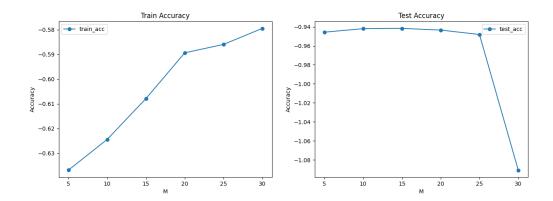


Figure 3: Accuracy of Normal Regression: Train/Test

#### 3 5-fold cross-validation

使用 cross validation,我將資料依序切成五等分,在分次做 validation,並在同一個 m 中各個 validation 的 accuracy 做加總,找出總 accuracy 最大的 m 為 5  $\circ$ 

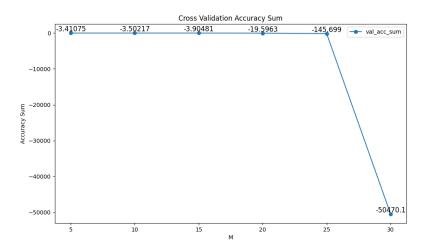


Figure 4: Cross Validation Accuracy Sum for Ms

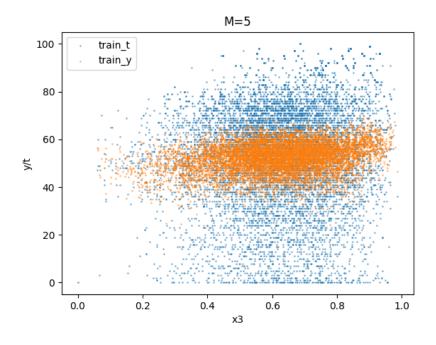


Figure 5: Best M=5 using Cross Validation

## 4 Regularization

做 Regularization 後可以發現,模型不會因為 m 有太大的誤差。

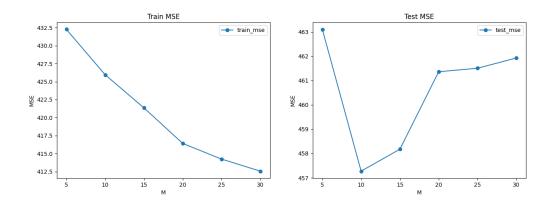


Figure 6: MSE of Ridge Regression: Train/Test

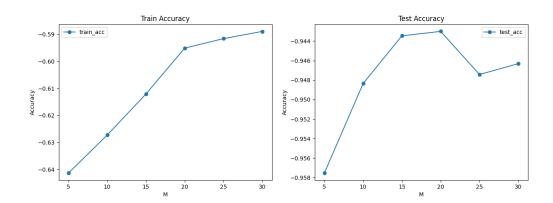


Figure 7: Accuracy of Ridge Regression: Train/Test

#### Part II

# Further Discussion

### 5 影響最大的 feature

我計算各個 feature 對預測的相關係數,發現最相關的 feature 為 feature5(index=4),且為負相關。

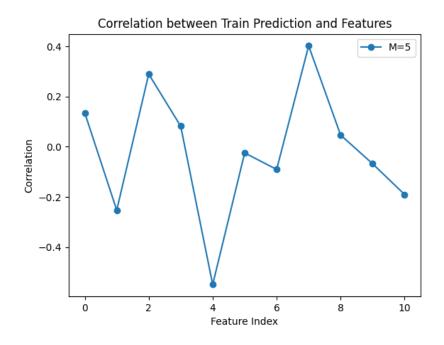


Figure 8: M=5 不同 feature 與 prediction 的相關係數

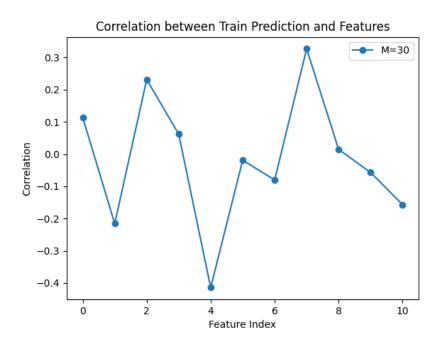


Figure 9: M=30 不同 feature 與 prediction 的相關係數