Problem (3)

- Please discuss the difference between Maximum Likelihood and Bayesian Linear Regression.
 - Maximum Likelihood 求得 Weight 的方法是透過 least square solution:

$$W = (\Phi(X)^T \Phi(X))^{-1} \Phi(X)^T Y$$

其中Φ(X)求得的方式是透過作業要求的方法(如下圖)

$$\phi_k(\mathbf{x}) = \exp\left\{-\frac{(x_1 - \mu_i)^2}{2s_1^2} - \frac{(x_2 - \mu_j)^2}{2s_2^2}\right\}, \text{ for } 1 \le i \le O_1, 1 \le j \le O_2,$$

其矩陣大小為(n, (O1*O2+2)),n 為 training data 數量,而 Y 的矩陣大小為(n, 1)。故最後求得的 W 大小為((O1*O2+2), 1),預測的方式是先將 testing data 轉換成 $\Phi(X)$ 的形式,並將剛剛訓練好的 W 與其做矩陣相 乘($\Phi(X)*W$),即可求得該 model 所要的 predict value(size 為(n,))。

■ Bayesian Linear Regression 求得 Weight 的方法也類似:

$$W = (\lambda I + \Phi(X)^T \Phi(X))^{-1} \Phi(X)^T Y$$

就是多了λI這個 term(其他部分都一樣),λ為常數,I為單位矩陣,這個 term 的主要意義為不希望讓 model weight 的值過大,用以避免 model 對 training data 過擬和(overfitting),當λ值越大,代表 weight value penalty 越大,所求得的 weight 就會越小。故 Bayesian Linear Regression 可以當成是帶有 Regularization term 的 Maximum Likelihood Estimation(MLE)。

- The impact of different choices of O1 and O2 and results in your report.
 - **■** 01=02=2

Testing data set : MSE of BLR = 0.007351319037571889, MSE of MLR= 0.007409343830683199. Training data set : MSE of BLR = 0.005208990058767792, MSE of MLR= 0.005195351995391876.

■ 01=02=5

Testing data set : MSE of BLR = 0.00773107875869716, MSE of MLR= 0.010633785014418114.

Training data set : MSE of BLR = 0.004979861895070076, MSE of MLR= 0.0048718036180833086.

■ 01=02=10

Testing data set : MSE of BLR = 0.01043620427045089, MSE of MLR= 41.77270324717341. Training data set : MSE of BLR = 0.00451514787357394, MSE of MLR= 0.0035955745368886614.

O1 & O2 的大小影響了Φ(X) feature size,當 O1 & O2 越大,feature size 越大,訓練出來的 weight 也比較多,換句話說就是 model complexity 變高,而過高的 model complexity 會造成 overfitting,也就是在 training data 上的 MSE 雖然很小,但是在 testing data 上的 MSE 可能很大。從上面我做的實驗可發現,當 O1 & O2 越大,BLR 與 MLR 對 Training data 的 MSE 都越來越

小,但是 BLR 與 MLR 對 Testing data 的 MSE 卻越來越大,甚至在 O1=O2=10 的時候 MSE 飆很高。明顯驗證我上述所說 overfitting 的情況。