ML HW3 Report

HW3.1:

首先利用open()、readlines()來整理資料,在這題是使用有w0的演算法,所以除了將 [w1~w5] append到trainingSet這個list外,也多append一個1(w0)到trainingSet。 利用for-loop確認每筆資料的label並存到C陣列。在這題我define了兩個function,分別為 CH、Weight。

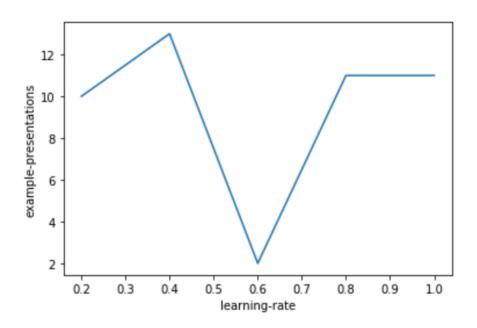
CH:這個function是在做公式裡c(x)-h(x)的部分,傳入pos(第幾個example)及data(example)的資料),利用for-loop確認h(x)的值(做四捨五入確保正確性)後return h-C[pos]的值。

Weight:這個function在做weight更改的動作,依據講義的公式為原本的weight加上 learning rate*(c(x)-h(x))*example的attribute值,我在這個地方四捨五入到小數點下第一位,因為python常會有一些小數點上的問題會造成這題的誤差,所以做了四捨五入。

接下來就是實作的部分,以learning rate=0.2來說明,剩下的做法均與0.2的作法相同。

先用一個for-loop將weight的初始值設為0.2,將done、count、rund初始化為0,done用來判斷是否做完,count用來算已經連續對了幾個(c(x)=h(x)),對20個表示完成,rund用來算epoch數。用while-loop done!=1來做,每次都將rund+1,在這個loop裡面跑一個for-loop(做20個examples),call CH function 回傳值為0則count+1,回傳值不為0則call Weight function來更改weight的值並將count歸零,最後判斷當count=20表示完成,將done設為1。

用同樣的方法將0.4~1.0都做完後,利用python的plt來畫出圖表:



看此圖表可以發現在learning rate = 0.6時epoch數較少,表示太過極端的learning rate會造成浪費(epoch數較多)。

106062212 郭蕙綺

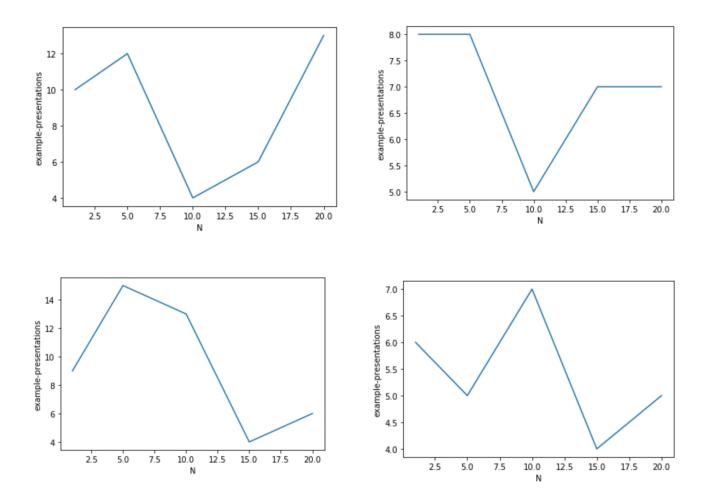
HW3.2:

讀資料及整理資料方法與HW3.1相同,也define了與HW3.1相似的兩個function (CH、Weight)微調了function裡的for-loop次數(加上N)。

題目要求實作N=1,5,10,15,20,這裡以N=1來做說明,剩下四個做法與N=1相同。

設一個tSet將[w0~w5, randint(0,1)](N=5則多5個randint(0,1))append到tSet,weight=[0.2]*7(因為一筆資料有7個attributes),接下來while-loop演算法與HW3.1相似,不同的地方在於呼叫CH、Weight function時要傳入N。

最後同樣使用python的plt來畫出圖表:



以上是跑了四次的圖表,由於attribute是random產生所以狀況不太一定,像是上面兩張圖N=10時epoch數較少,下面兩張則相反。