

類神經網路-Hw1-報告-108602532-王鼎元

A、GUI 介紹:



- [1] 選擇要用來訓練的資料集
- [2] 輸入學習率以及收斂條件，學習率建議低一點，收斂條件是指在訓練組上測試後正確率達到多少%就停止訓練開始測試，輸入 0-100 之間的數字，一開始也是低一點必免一直無法收斂，可以慢慢增加來測試最好的準確率是多少
- [3] 開始執行程式
- [4] 會顯示訓練完的權重，以畫成線條的公式形式表示
- [5] 顯示訓練完的權重在訓練組以及測試組上的準確率有多少
- [6] 視覺化的原始資料集，兩種顏色的點代表不同類別
- [7] 視覺化的訓練資料集，兩種顏色的點代表不同類別，黑色的線是權重
- [8] 視覺化的測試資料集，兩種顏色的點代表不同類別，黑色的線是權重

B、程式碼介紹:

```
1 import tkinter as tk
2 from tkinter.constants import CENTER
3 import numpy as np
4 import matplotlib.pyplot as plt
5 from tkinter import filedialog
6 from tkinter import messagebox
7 import random
8
9 #initialize
10 dataset_path = "None"
11 resFig = np.linspace(-10,10,100)
12 fig = plt.figure() #定義一個圖像窗口
13 plt.plot(0, 0, '.') #定義x,y和圖的樣式
14 plt.title("Full Data Set")
15 fig.savefig('0.png', dpi = 80)
16 plt.title(["Training Set"])
17 fig.savefig('1.png', dpi = 80)
18 plt.title("Testing Set")
19 fig.savefig('2.png', dpi = 80)
20 plt.close(fig)
21 trAc = 0.00
22 teAc = 0.00
23
24 #window setting
25 window = tk.Tk()
26 window.title('Hw1-108602532-王鼎元')
27 window.geometry('1140x800')
28 window.resizable(False, False)
```

Import 函式庫

初始化資料路徑，準確率、
視覺化圖表

設定 GUI 視窗

```
30 > def xyz(data): ...
39
40 > def draw(x, y, z, name, color1, color2, line, w, title): ...
64
65 > def training(trainingData, learningRate, divergeCondition): ...
98
99 > def testing(testingData, w): ...
109
110 > def train(dataset_path, learningRate, divergeCondition): ...
160
161
162 > def run(): ...
179
180 > def importDataset(): ...
187
```

30~187 為 function，稍後介紹

```
188 #run
189 start = tk.Button(text="Run", command=run)
190 start.place(x=250,y=720)
191
192 #learning rate
193 learningRateLabel = tk.Label(text = "Learning Rate :")
194 learningRateLabel.place(x=135,y=640)
195
196 getLearningRate = tk.Entry()
197 getLearningRate.place(x=270,y=640)
198
199 #diverge condition
200 getDivergeCondition = tk.Entry()
201 getDivergeCondition.place(x=270,y=680)
202
203 divergeConditionLabel = tk.Label(text = "Accuracy rate(%) :")
204 divergeConditionLabel.place(x=135,y=680)
```

按下按鈕執行 run function

設定各項 Label、按鈕

```

206 #dataset
207 importData = tk.Button(text="Choose Dataset", command=importDataset)
208 importData.place(x=165,y=580)
209 currentDataset = tk.Label(text = dataset_path)
210 currentDataset.place(x=300,y=585)
211
212 #results
213 trainingAccuracy = tk.Label(text="Training accuracy: "+str(trAc)+"%")
214 trainingAccuracy.place(x=80,y=480)
215 testingAccuracy = tk.Label(text="Testing accuracy: "+str(teAc)+"%")
216 testingAccuracy.place(x=80,y=510)
217
218 #formula
219 correctFormula = tk.Label(text="Weight: 0*x + 0*y + 0")
220 correctFormula.place(x=280,y=495)
221
222 #pictures
223 img = tk.PhotoImage(file='0.png')
224 result = tk.Label(image=img)
225 result.place(x=30,y=0)
226
227 img1 = tk.PhotoImage(file='1.png')
228 result1 = tk.Label(image=img1)
229 result1.place(x=570,y=0)
230
231 img2 = tk.PhotoImage(file='2.png')
232 result2 = tk.Label(image=img2)
233 result2.place(x=570,y=400)
234
235 window.mainloop()

```

設定各項 Label、按鈕

主程式結束

```

162 def run():
163     global dataset_path, learningRate, divergeCondition
164     #collect parameters
165     if len(getLearningRate.get()) == 0:
166         tk.messagebox.showwarning("Warning", "fill Learning Rate")
167     else:
168         learningRate = float(getLearningRate.get())
169         if len(getDivergeCondition.get()) == 0:
170             tk.messagebox.showwarning("Warning", "fill Epoch limit")
171         else:
172             divergeCondition = float(getDivergeCondition.get())
173
174     #training & plot
175     if dataset_path == 'None':
176         tk.messagebox.showwarning("Warning", "choose training dataset")
177     else:
178         train(dataset_path, learningRate, divergeCondition)

```

檢查各項參數是否輸入完畢

輸入完畢，執行 train function

```

110 def train(dataset_path, learningRate, divergeCondition):
111     global trAc
112     global teAc
113     #讀檔 & list化
114     f = open(dataset_path, 'r')
115     data = f.read().split("\n")
116     f.close()
117     if len(data[-1]) == 0:
118         del data[-1]
119     for i in range(len(data)):
120         data[i] = data[i].split(" ")
121         for j in range(2):
122             data[i][j] = float(data[i][j])
123         data[i][2] = int(data[i][2])
124

```

從選定的路徑中讀取資料並整理，有些資料集最後會有換行，將其移除

```

125 #畫原始資料集圖表
126 x, y, z = xyz(data)
127 draw(x, y, z, "0.png", 'b', 'c', 0, [0,0], "Full Data Set")
128 img = tk.PhotoImage(file='0.png')
129 result.configure(image=img)
130 result.image = img
131 # 隨機排序
132 random.shuffle(data)
133 # 丟進測試 & 訓練資料
134 trainingData = data[:2*len(data)//3]
135 testingData = data[2*len(data)//3:]
136 #訓練
137 trainingData, w, trAc = training(trainingData, learningRate, divergeCondition)
138 #繪製訓練結果
139 x, y, z = xyz(trainingData)
140 draw(x, y, z, "1.png", 'r', "orange", 1, w, "Training Set")
141 #測試
142 testingData, teAc = testing(testingData, w)
143 #繪製測試結果
144 x, y, z = xyz(testingData)
145 draw(x, y, z, "2.png", 'limegreen', 'green', 1, w, "Testing Set")
146 #、訓練結果圖
147 img1 = tk.PhotoImage(file='1.png')
148 result1.configure(image=img1)
149 result1.image = img1
150 #、測試結果圖
151 img2 = tk.PhotoImage(file='2.png')
152 result2.configure(image=img2)
153 result2.image = img2
154 #、正確率label更新
155 for i in range(len(w)):
156     w[i] = round(w[i], 2)
157 trainingAccuracy.configure(text="Training accuracy: "+str(trAc)+"%")
158 testingAccuracy.configure(text="Testing accuracy: "+str(teAc)+"%")
159 correctFormula.configure(text="Weight: (" +str(w[0])+" ) * x + (" +str(w[1])+" ) * y + (" +str(w[2])+" ) * z")
160

```

如同註解說明
當中 xyz()是用來整理資料以便繪圖的 function
draw()是用來繪圖的 function

```

65 def training(trainingData, learningRate, divergeCondition):
66     w = [random.randint(-1000, 1000)/1000, random.randint(-1000, 1000)/1000, random.randint(-1000, 1000)/1000]
67     while True:
68         #訓練一次
69         for i in range(len(trainingData)):
70             tmp = w[0]*trainingData[i][0] + w[1]*trainingData[i][1] + w[2]
71             #答案錯誤
72             if tmp * (trainingData[i][2]*2-3) < 0:
73                 #更新權重
74                 if tmp < 0:
75                     w[0] = w[0] + trainingData[i][0]*learningRate
76                     w[1] = w[1] + trainingData[i][1]*learningRate
77                     w[2] = w[2] + learningRate
78                 else:
79                     w[0] = w[0] - trainingData[i][0]*learningRate
80                     w[1] = w[1] - trainingData[i][1]*learningRate
81                     w[2] = w[2] - learningRate
82         #測試訓練集
83         acRate = 0
84         z = []
85         for i in range(len(trainingData)):
86             tmp = w[0]*trainingData[i][0] + w[1]*trainingData[i][1] + w[2]
87             if tmp * (trainingData[i][2]*2-3) > 0:
88                 acRate = acRate + 1
89                 z.append(-trainingData[i][2]+3)
90             else:
91                 z.append(trainingData[i][2])
92         finalAc = 100*acRate/len(trainingData)
93         #達到收斂條件
94         if finalAc > divergeCondition:
95             for i in range(len(trainingData)):
96                 trainingData[i][2] = z[i]
97             return trainingData, w, round(finalAc,2)
98

```

判斷單筆資料是否正確

更新權重

計算正確率

達到收斂條件後返回結果


```

99 def testing(testingData, w):
100     #測試
101     acRate = 0
102     for i in range(len(testingData)):
103         tmp = w[0]*testingData[i][0] + w[1]*testingData[i][1] + w[2]
104         if tmp * (testingData[i][2]*2-3) > 0:
105             acRate = acRate + 1
106             testingData[i][2] = (-testingData[i][2]+3)
107     finalAc = round(100*acRate/len(testingData),2)
108     return testingData, finalAc
109

```

計算正確率

```

30 def xyz(data):
31     x = []
32     y = []
33     z = []
34     for i in range(len(data)):
35         x.append(float(data[i][0]))
36         y.append(float(data[i][1]))
37         z.append(float(data[i][2]))
38     return x, y, z
39
40 def draw(x, y, z, name, color1, color2, line, w, title):
41     fig = plt.figure() #定義一個圖像窗口
42     x1 = []
43     y1 = []
44     x2 = []
45     y2 = []
46     for i in range(len(x)):
47         if z[i] == 2:
48             x1.append(x[i])
49             y1.append(y[i])
50         else:
51             x2.append(x[i])
52             y2.append(y[i])
53
54     plt.plot(x1, y1, '.',color = color1)
55     plt.plot(x2, y2, '.',color = color2)
56     x = np.linspace(min(x)-0.1, max(x)+0.1, 100000)
57     if line == 1:
58         plt.plot(x, (-w[0]*x-w[2])/w[1], '.', color = "black")
59     plt.xlim(min(x)-0.1,max(x)+0.1)
60     plt.ylim(min(y)-0.1,max(y)+0.1)
61     plt.title(title)
62     fig.savefig(name, dpi = 80)
63     plt.close(fig)
64

```

分類顏色

繪圖

```

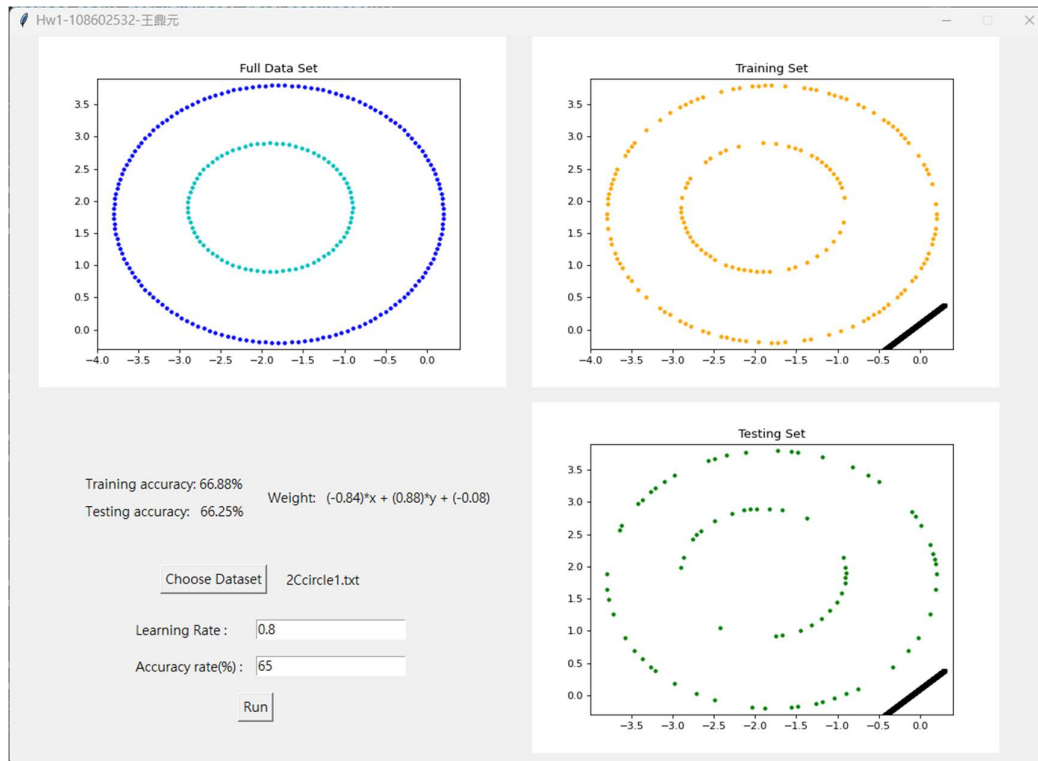
def importDataset():
    #open choose file window
    global dataset_path
    dataset_path = filedialog.askopenfilename()
    dataName = dataset_path.split('/')[-1]
    currentDataset.configure(text = dataName)
    currentDataset.place(x=300,y=585)

```

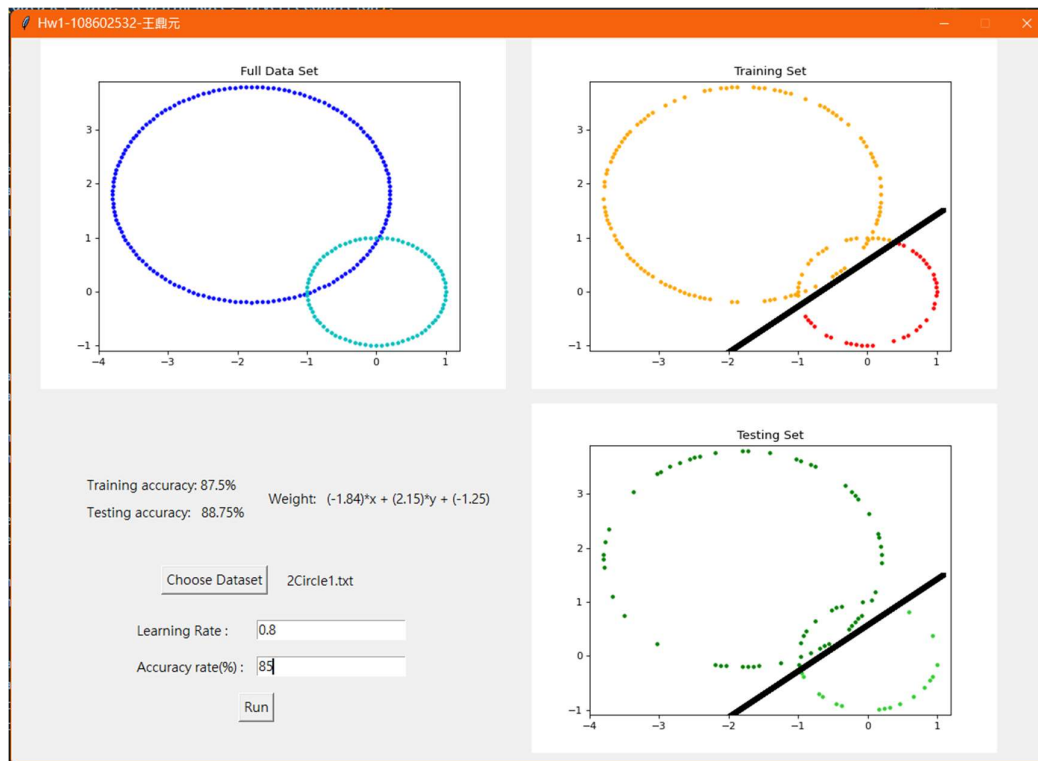
讀檔

C、實驗結果

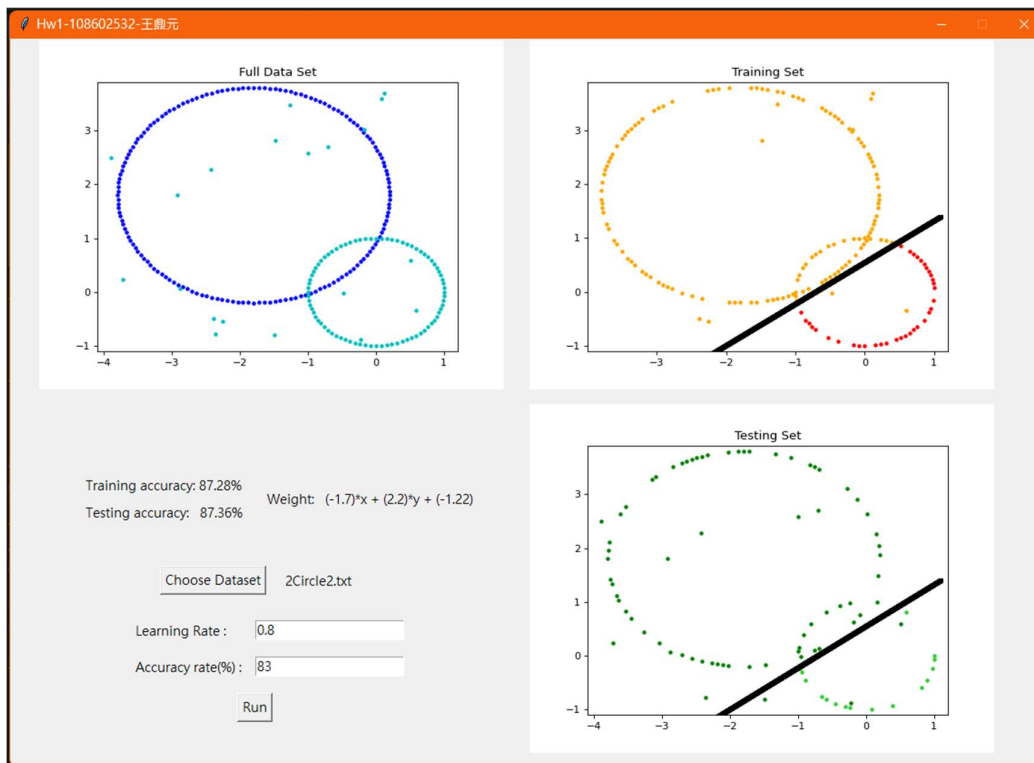
1. 2Ccircle1.txt



2. 2Circle1.txt



3. 2Circle2.txt



4. 2CloseS.txt



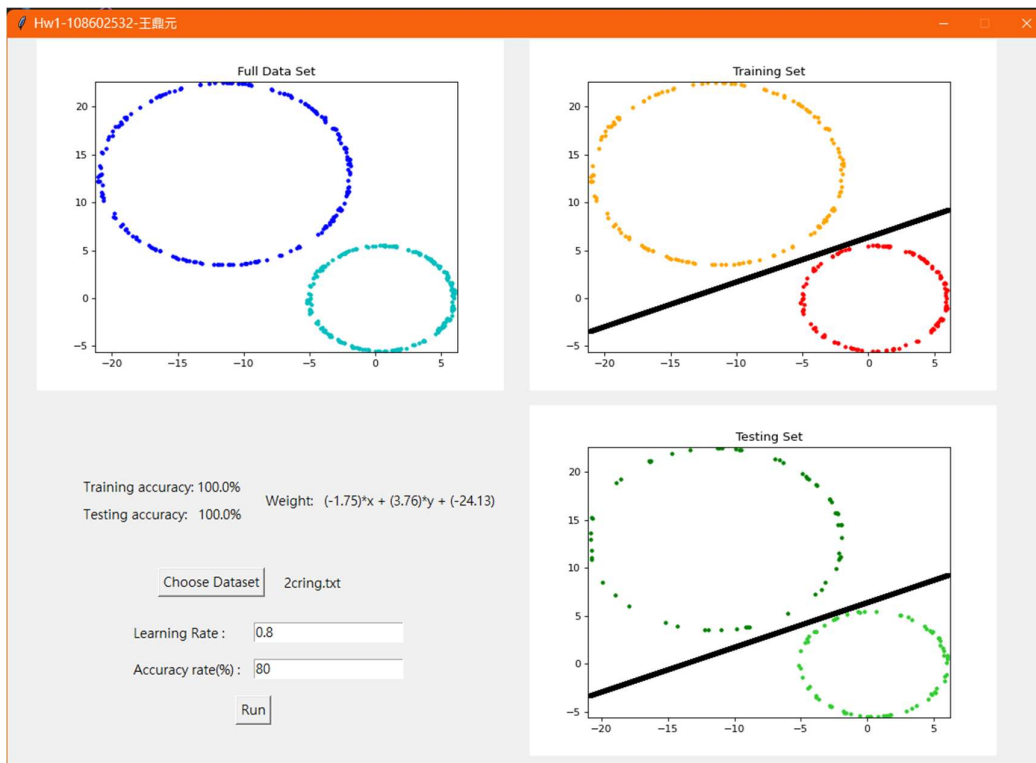
5. 2CloseS2.txt



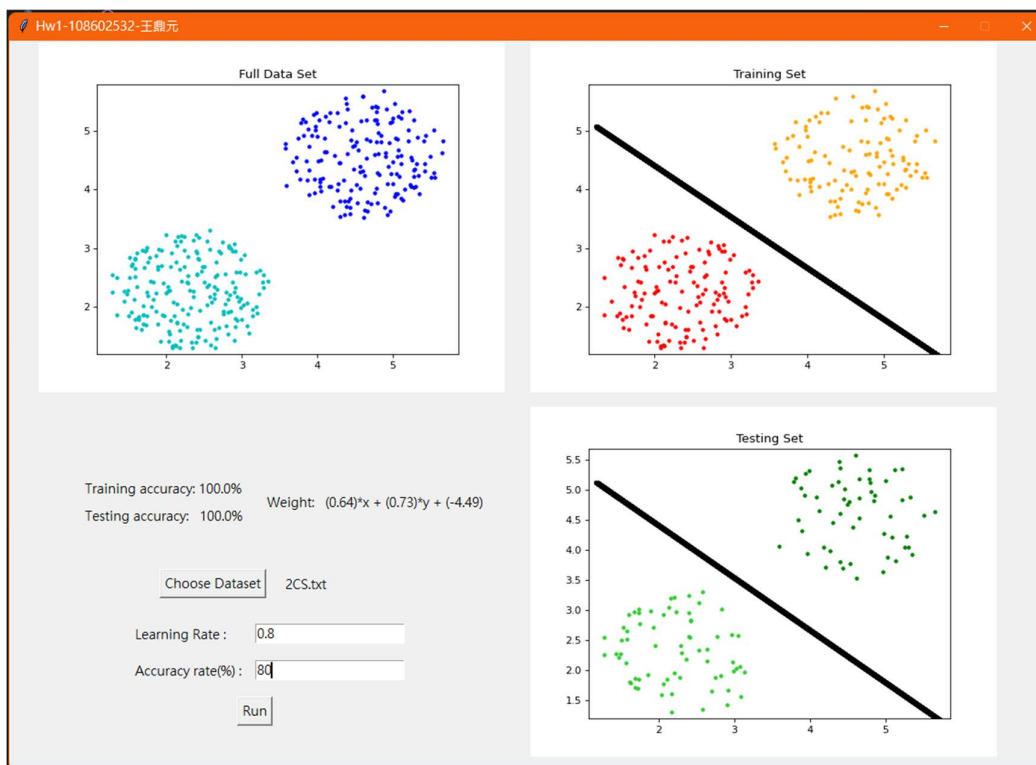
6. 2CloseS3.txt



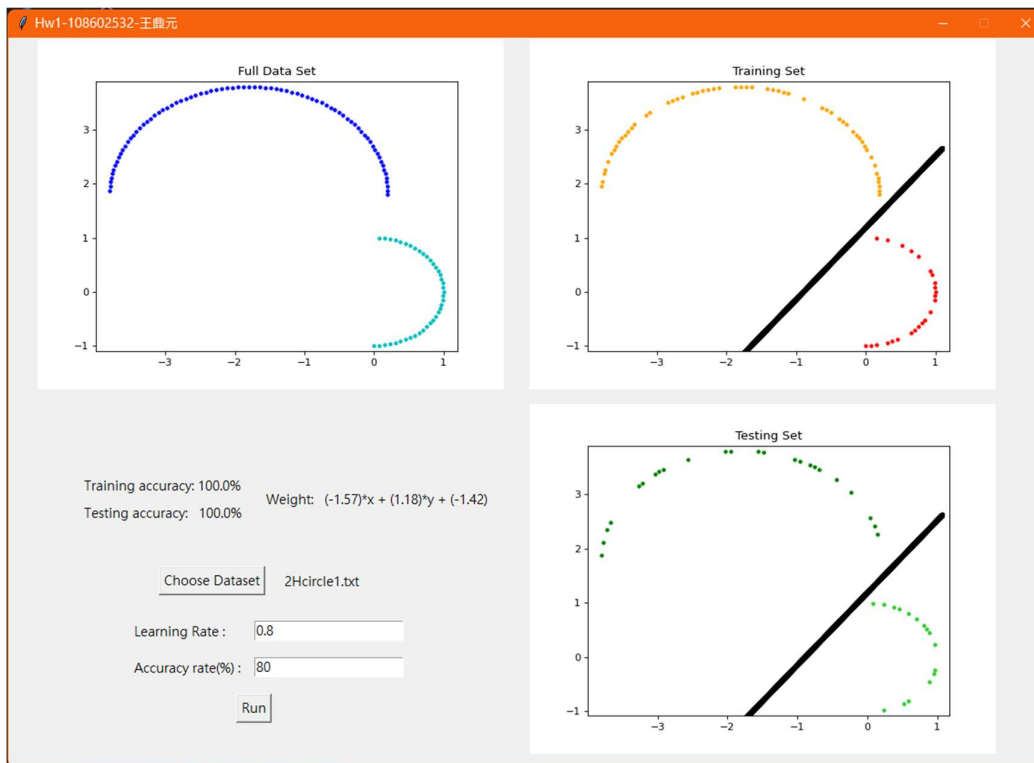
7. 2cring.txt



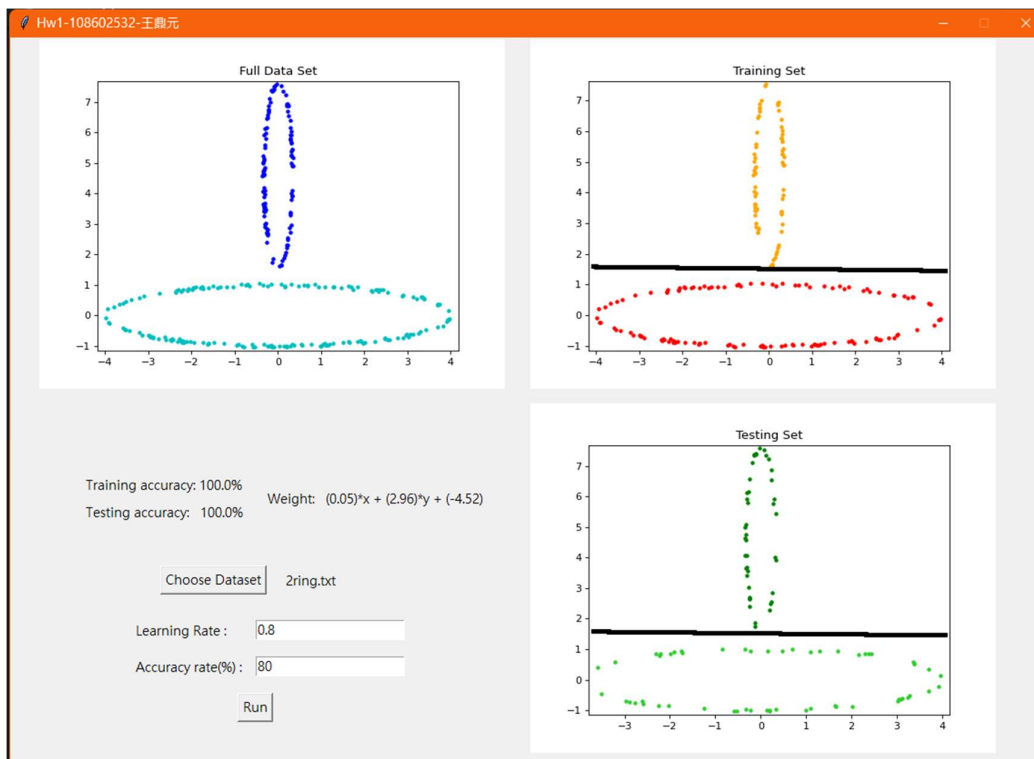
8. 2CS.txt



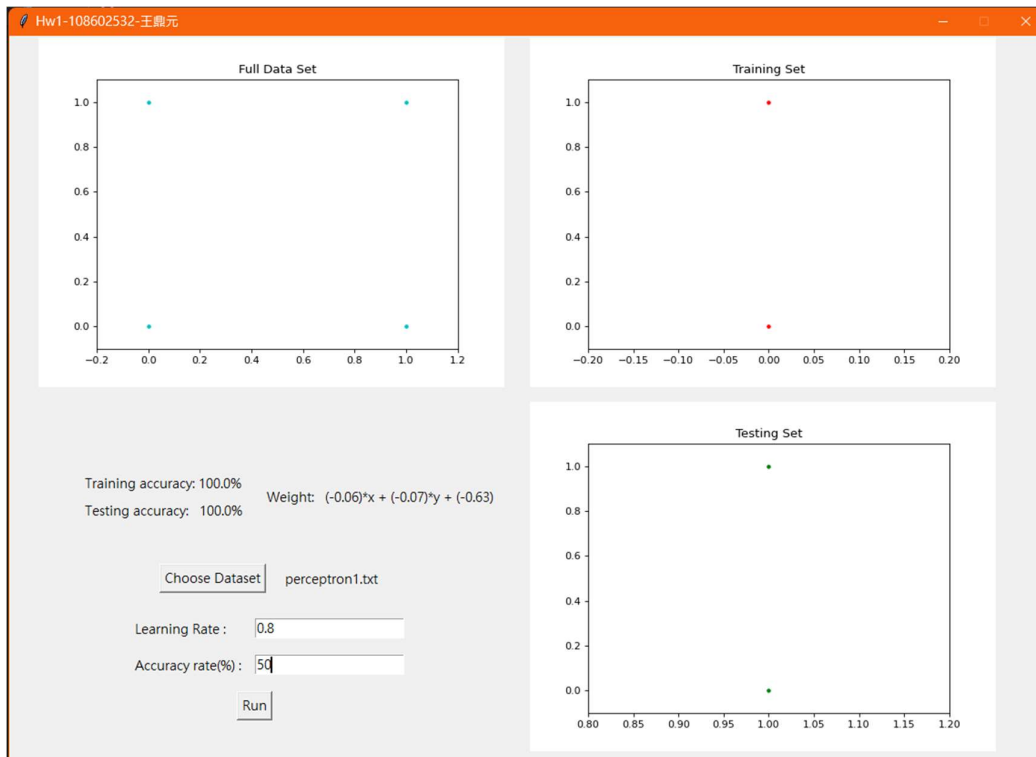
9. 2Hcircle1.txt



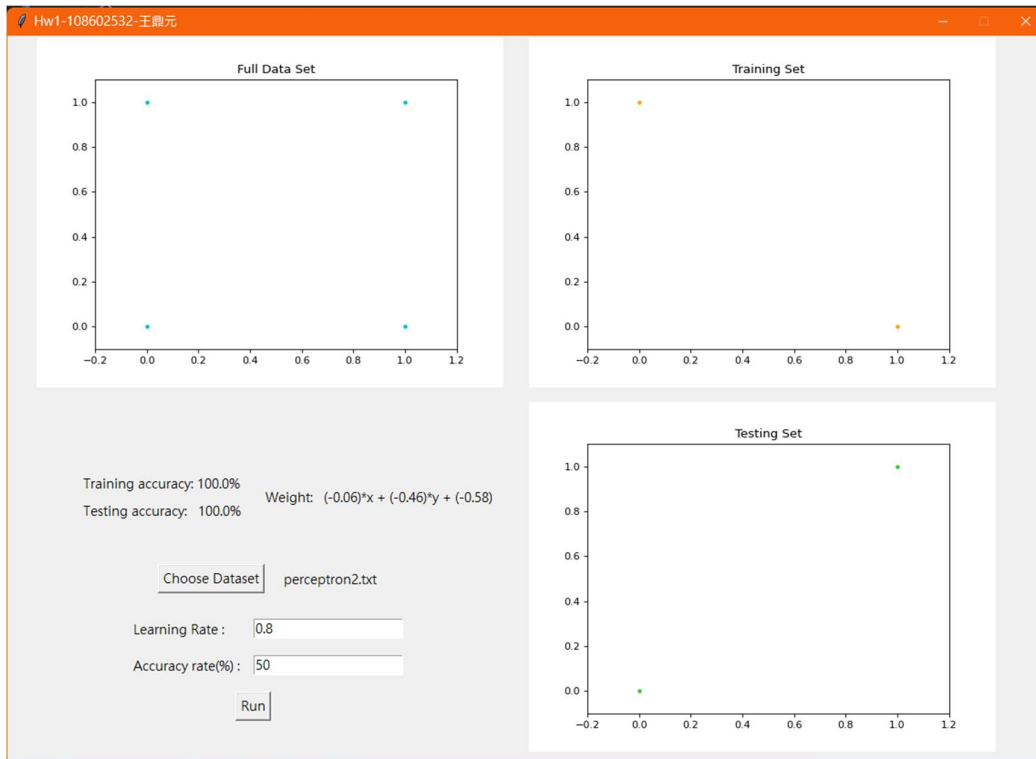
10. 2ring.txt



11. perceptron1.txt *黑線在顯示範圍外，將所有的點分成一類



12. perceptron2.txt *黑線在顯示範圍外，將所有的點分成一類



D、實驗結果分析

[1] 2Ccircle1.txt

此題為同心圓，正確的分割方法應該是要在大小兩個同心圓之間分割，但是我這次設定的神經元只有一次式，因此這題訓練不出來

訓練一次準確率: 50%

訓練多次準確率: 65%

[2] 2Circle1.txt、2Circle2.txt

兩題圖案長得很像，差別在於第二題的圖案多了一些雜訊點，一樣因為有交錯，因此一次方程式的直線無法切開兩者，但是比起第一題，兩個圓已經有很大一部分是分開的了，因此正確率方面有顯著進步

訓練一次準確率: 80%

訓練多次準確率: 86%

[3] 2CloseS.txt、2CloseS2、2CloseS3、2CS.txt

四題是同類型的題目，差別只在點的分布，數據量多寡以及稀疏程度而已，這三題兩個類別的點分布都是分散的，一次方程式幾乎可以完全切開，因此準確率極度接近 100%

訓練一次準確率: 99%

訓練多次準確率: 99%

[4] 2cring.txt、2Hcircle1.txt、2ring.txt

三題也是同類型的題目，與上一個類別的差別是這幾題的分布不是均勻的，是有一個圖形在，但是由於兩個類別也可以完全被一直線分開，因此準確率野是極度接近 100%，與上一個類別差別不大

訓練一次準確率: 100%

訓練多次準確率: 100%

[5] perceptron1.txt、perceptron2.txt

這兩題是同類型的題目，資料量極少，因此雖然我的截圖上準確率是 100%，但是根據隨機拆分訓練組和測試組的情形，以及一開是設定初始權重的 random number，結果也十分有機會是 50%或是 0%，以四筆資料來看，training set 只有兩組資料，如果剛好得到同一類型的資料那就那就基本上不用訓練了，怎麼測都對，那就算是得到不同類型的也只會有一次的修改機會，因此我認為這兩題對感知機來說基本上等於用猜的

訓練一次準確率: ?%

訓練多次準確率: ?%