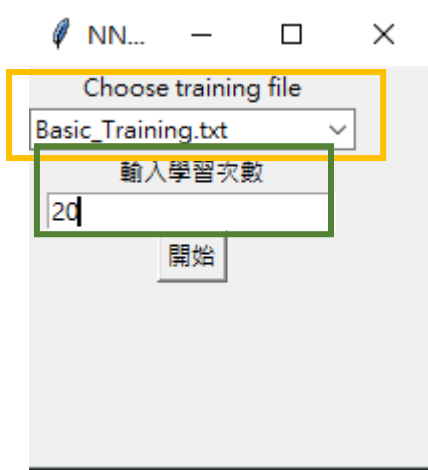


A. 程式執行說明:



1. 選擇檔案
2. 設定學習次數

Hopfield 類神經網路，第一個輸入為訓練資料集，下拉選單選取檔案。

第二個輸入學習次數，若在指定學習次數前即收斂，則停止 recall。

按下開始鍵進行運算，程式執行完後會在命令執行視窗 print 出原始圖樣和 recall 完之訓練結果。

B. 程式簡介:

主程式[Hopfield_Training()]

```
def Hopfield_Training():
    #training data Processing
    Epoch=int(entry_Epoch.get())
    file = str(var_filename.get())
    train_word_num, train_row,train_column = counting_data_size(file)
    train_processed = data_processing(file,train_word_num)

    #testing data Processing
    test_file=corresponding_test_data(file)
    test_processed = data_processing(test_file,train_word_num)

    #Class Example training data
    #train_processed = np.array([[[1,-1,1]], [[-1,1,-1]]])
    #train_word_num=2
    #train_row=1
    #train_column=3
    #test_processed = np.array([[[1,1,-1]]])

    #Calculate Weight &  $\theta$ 
    weight = calculate_weight(train_processed,train_column,train_row,train_word_num)
    treshold = calculate_treshold(train_column,train_row,weight)
    #print("W=",weight,"\n  $\theta$ =",treshold)
    recall(train_processed,test_processed,train_column,train_row,train_word_num,weight,treshold,Epoch)
```

1. 首先在收到使用者選取檔案 file 後呼叫 [counting_data_size 函式](#)，獲得檔案內字母數量、每一字母的行列數。
2. 再透過 [data_processing 函式](#)，將資料中空白改為-1，並將各字母切開成不同 array，再放入 train_processed 的陣列中。
3. test_file 透過 [corresponding_test_data 函式](#)，由選取之訓練檔案抓取相對應的 testing data。
4. 中間註解處 *#Class Example training data* 為課本範例測試
5. [calculate_weight 函式](#)，傳入檔案和字母數量、行列數進而計算出 weight。
6. [calculate_treshold 函式](#)，傳入剛算好的 weight 和行列數進而計算出 treshold。
7. 回想階段 [recall 函式](#)，傳入訓練及測試檔案、字母數量、行列數、weight、treshold，進行回想訓練並印出訓練結果。

counting_data_size 函式

```
def counting_data_size(file):
    if file == "Basic_Training.txt":
        word_num = 3
        row_size = 12
        column_size = 9

    else:
        word_num = 15
        row_size = 10
        column_size = 10

    return word_num, row_size, column_size
```

依據選取檔案設定字數、行列數

data_processing 函式

```
def data_processing(file, word_num):
    data_processed_1 = np.genfromtxt(file, delimiter=1, filling_values=-1) #將資料每列切出array 空白以-1代替
    data_processed_2 = np.split(data_processed_1, word_num) #依字數分開為不同array
    data_processed = np.array(data_processed_2) #再把全部array組在一array
    #print("training data after processing", data_processed)

    return data_processed
```

1. 將讀到的空白改為-1
2. 依字數切割 array
3. 合併所有 array 為處理完的 data 傳回

calculate_weight 函式

```
def calculate_weight(train_data, column, row, word_num):
    sum_x_product = np.zeros([column*row, column*row])

    for i in range(word_num):
        x = train_data[i].reshape(column*row, 1)
        x_product = np.dot(x, x.T)
        sum_x_product += x_product
    weight = (1/column*row)*sum_x_product - (word_num/(column*row))* np.identity(column*row)

    return(weight)
```

$$W = \begin{bmatrix} w_{11} & \cdots & w_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ w_{p1} & \cdots & w_{pp} \end{bmatrix}$$

$$= \frac{1}{p} \sum_{k=1}^N x_k x_k^T - \frac{N}{p} I$$

依據課本公式轉為程式碼:

1. 先算 $\sum_{k=1}^N x_k x_k^T$ ，每一 x 相乘結果為 x_product
2. Sum_x_product 將所有 x_product 加起來
3. $W = [1/P * \text{Sum_x_product}] - N/P * I$
4. 傳回 W

calculate_treshold 函式

依據課本公式轉為程式碼:

$$\underline{\theta} = (\theta_1, \theta_2, \theta_3)^T = \left(\sum_{i=1}^3 w_{1i}, \sum_{i=1}^3 w_{2i}, \sum_{i=1}^3 w_{3i} \right)^T \quad \text{或者} \quad \theta_j = \sum_{i=1}^p w_{ji}, i=1, \cdots, p$$

$$\theta_j = 0, j=1, \cdots, p$$

```
def calculate_treshold(column,row,weight):
    treshold = np.zeros([column*row,1])
    for i in range(column*row):
        treshold[i]=sum(weight[i])

    return(treshold)
```

recall 函式

```

def recall(train_data, test_data, column, row, word_num, weight, treshold, Epoch):
    for i in range(word_num):
        test_data_trained = np.copy(test_data[i].reshape(column*row,1))
        test_data_recalled = np.zeros((column*row,1))
        print("第{0:d}個圖 原輸入".format(i+1))
        print_data(test_data_trained, column, row)
        for j in range(Epoch):
            for k in range(column*row):
                W_Xproduct=np.dot(weight, test_data_trained)
                #if W_Xproduct[k]>treshold[k]:
                if W_Xproduct[k]>0:
                    test_data_trained[k]=1
                #elif W_Xproduct[k]<treshold[k]:
                elif W_Xproduct[k]<0:
                    test_data_trained[k]=-1
                else:
                    pass
            print("第{0:d}次學習 recall結果".format(j+1))
            print_data(test_data_trained, column, row)
            if(test_data_recalled==test_data_trained).all():
                break
            else:
                test_data_recalled=np.copy(test_data_trained)

        #print("學習{0:d}後 最終recall結果".format(Epoch))
        #print_data(test_data_trained, column, row)
        print("*****")

```

1. 先呼叫 print_data 函式 把原本為訓練的字印出來
2. 由使用者給的學習次數 Epoch 去做回想:

$$x_j(n+1) = \text{sgn}\left(\sum_{i=1}^p w_{ji}x_i(n) - \theta_j\right) = \text{sgn}(u_j(n) - \theta_j)$$

$$= \begin{cases} 1 & \text{若 } u_j(n) > \theta_j \\ x_j(n) & \text{若 } u_j(n) = \theta_j \\ -1 & \text{若 } u_j(n) < \theta_j \end{cases}$$

或者

$$\theta_j = 0, j = 1, \dots, p$$

$$\theta_j = \sum_{i=1}^p w_{ji}, i = 1, \dots, p$$

1. W_Xproduct 計算 W 和 x 內積=np.dot(weight,test_data_trained)
2. 再和 treshold 比對更新 x (這邊使用黃色框的值=0，因為結果相對後較準確)
3. 印出回想後結果
4. 如果比學習次數提前回想成功則跳出迴圈 結束訓練。

print_data 函式

```
def print_data(data,column,row):  
    for i in range(column*row):  
        if data[i]==-1:  
            print(' ',end='')  
        else:  
            print('1',end='')  
        if(i+1)%column == 0:  
            print('')  
    print('-----')
```

1. 迴轉-1 為原本的空白
2. 依據行數分段

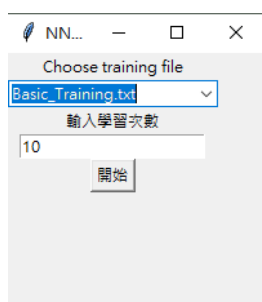
corresponding_test_data 函式

```
def corresponding_test_data(file):  
    if file == 'Basic_Training.txt':  
        test_file = 'Basic_Testing.txt'  
    else:  
        test_file = 'Bonus_Testing.txt'  
    return test_file
```

依據 training data 抓取相對應的 testing data

C. 實驗結果:

■ Basic :



```

(py37) C:\Users\Irene\Documents\碩一上修課\NN\HW
第1個圖 原輸入
 111
1 1 1
1 1 111
1 1 1 1
11 11
1 1
11 1
1 1
1 11
11 11111
11 11
1 1
11 1

-----
第1次學習 recall結果
 111
11111
111 111
111 111
11 11
11 11
11 11
11 11
11111111
11 11
11 11
11 11

-----
第2次學習 recall結果
 111
11111
111 111
111 111
11 11
11 11
11 11
11 11
11111111
11 11
11 11
11 11

-----
*****
第2個圖 原輸入
 11111
11 1
111
1 11111
1 1 1
1 1
1 1 1
1 1 1
1
111
111 1
11 1

-----
第1次學習 recall結果

```

```

Anaconda Prompt (Anaconda3) - python 108522050_賴映如
第2個圖 原輸入
 11111
11 1
111
1 11111
1 1 1
1 1
1 1 1
1 1
1
111
111 1
11 1

-----
第1次學習 recall結果
 11111
1111111
111
111
111
111
111
111
111
1111111
11111

-----
第2次學習 recall結果
 11111
1111111
111
111
111
111
111
111
111
1111111
11111

-----
*****
第3個圖 原輸入
111
1 1
1 1
111 111
111 111
111 111
111
1 11 11 1
1 1 1 11
11 11 11

-----
第1次學習 recall結果
111
111

```

第8個圖 原輸入		第9個圖 原輸入
11 1 1		11 11
1 1 11		11 11
1 1 11 1		1 11
1 1 1		1 11
1 1 1 111		11 11 1
1 1 1 1		11 11 1
1 11 1 1		1 11
1 1 1		1 11
1 1 1 1		11 1 1
1 1 1 1		11 11 1
-----		-----
第1次學習 recall結果		第1次學習 recall結果
111 1 11		11 11 11
1 11 11		11 11 11
1 1 11		11 11
11 1		11 11
11 1 11		11 11 11
1 11 1		11 11 11
1 11 1		11 11
1 111		11 11
11 11 1		11 11 11
11 11 111		11 11 11
-----		-----
第2次學習 recall結果		第2次學習 recall結果
111 11 11		11 11 11
11 11 11		11 11 11
11 11		11 11
11 1		11 11
11 11 11		11 11 11
11 11 1		11 11 11
1 11 11		11 11
11 11		11 11
11 11 11		11 11 11
11 11 11		11 11 11
-----		-----
第3次學習 recall結果		*****
11 11 11		第10個圖 原輸入
11 11 11		11 1
11 11		1 1 1
11 11		1 1 1
11 11 11		1 1 1 1
11 11 11		11 11
11 11		11 11
11 11		1 1 1
11 11 11		1 1 1
11 11 11		1 1 1 1
11 11 11		11 1
-----		-----
第4次學習 recall結果		第1次學習 recall結果
11 11 11		11 11
11 11 11		11 1 111
11 11		1
11 11		1 11 1 1
11 11 11		1 11
11 11 11		11 1
11 11		1 1 11 1
11 11		1 1
11 11 11		111 1 11
11 11 11		1 1
-----		-----
*****		第2次學習 recall結果
第9個圖 原輸入		1 1
11 11		1111 111
11 11		1 1
1 11		11 11 1 1
1 11		1 1
11 11		11 11
11111		11111
		11 1
		1 1
		1 11
		11111
-----		-----
*****		第1次學習 recall結果
第9個圖 原輸入		11111
11 11		11 11
11 11		1 1 1
1 11		11111
1 11		

第1次學習 recall結果	第2次學習 recall結果	***** 第14個圖 原輸入
111111 11 11 1 1 1 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111	1 1	111111111111 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1111111111
第2次學習 recall結果	第3次學習 recall結果	第1次學習 recall結果
111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111	1 1	111111111111 1 1 1 11 1 1 1 1 11 1 1 1 1 11 1 1 1 11 1 1 111 11 1 1 1111111111
第3次學習 recall結果	***** 第13個圖 原輸入	第2次學習 recall結果
111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111 111111	1 1	111111111111 1 1 1 111111 1 1 1 1 1 11 1 1 1 1 11 1 1 1 1 11 1 1 1 1 11 1 1 1 111111 1 1 1111111111
*****	第1次學習 recall結果	第3次學習 recall結果
第12個圖 原輸入	1 1	111111111111 1 1 1 111111 1 1 1 1 1 11 1 1 1 1 11 1 1 1 1 11 1 1 1 1 11 1 1 1 111111 1 1 1111111111
第1次學習 recall結果	第2次學習 recall結果	***** 第15個圖 原輸入
1 11 1	1 1	111 111111 1 1 11 111 1 1 1 1 11 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 11 111 1 1 11 111 11
第2次學習 recall結果	***** 第14個圖 原輸入	第1次學習 recall結果
1 1	111111111111 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	111111111111 1 1 1 111111 1 1 1 1 11 1 1 1 1 1 1 111111 1 1 1111111111

```
*****
第15個圖 原輸入
111 111111
1
1 11 111 1
1 1 1 1
1 1 1 1
1
1 1 1 1
1 11 111 1
1
11 111 11
-----
第1次學習 recall結果
1111111111
1
1 111111 1
1 1 1 1
1 1 11 1 1
1 1 11 1 1
1 1 1 1
1 111111 1
1
1111111111
-----
第2次學習 recall結果
1111111111
1
1 111111 1
1 1 1 1
1 1 11 1 1
1 1 11 1 1
1 1 1 1
1 111111 1
1
1111111111
-----
*****
```

D. 實驗結果分析及討論:

在這次 Hopfield 的類神經網路實作中，首先 basic 檔案經由 Hopfield 做回想訓練，可以看出幾乎都可以在 2 次以內就回想成功，效果算是挺好。然而 Bonus 檔案就需要訓練較多次，且 threshold 在設為 0 時訓練效果比起根據 weight 做設定時效果來的好。由結果還可發現第 14 個圖型容易被誤認成 15。

E. 加分項目:

Bonus 資料訓練。