Digital Image Processing HOMEWORK ASSIGNMENT #4

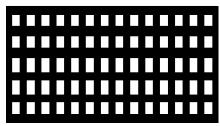
R06922097 資工碩一 鄭雅文

PROBLEM 1 Optical Character Recognition (OCR)

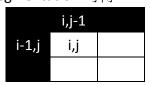
Algorithm:

TrainingSet Preprocessing:

- 1. 將原圖轉為 binary image,若 pixel 值小於 170,則設為 0,否則設 為 1。
- 2. 用兩個一維陣列儲存垂直及水平投影,若有 pixel 值為 1,則陣列 設為 1。可得以下 segmentation。



3. 用一個二維陣列儲存 Position 資訊(上下左右邊界)。由 segmentation 可得:





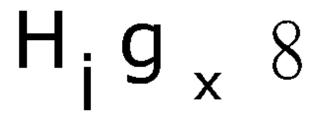
若在垂直及水平方向同時有變化,則中間的 pixel 的位置(i,j)為切割的物件的最左上角或最右下角。

4. 對每個 Training Character,若有一整行或一整列為空白,則從四邊開始縮減,若只從上面開始縮減,則 i 的兩部分會被拆開,所以必須從四邊開始縮減,如下圖,左邊為縮減前,右邊為縮減後(字母為 i)。

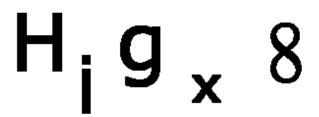
$\mathbf{H} \Rightarrow \mathbf{H}$

Sample1 Preprocessing:

1. 因為背景有雜訊,所以需要進行去背。因為背景顏色偏淺色,所以 設定若 pixel 值大於 127,則設為 1,反之為 0。



2. 因為最後一個字 8 筆畫太細,所以多做了一步 Dilation,將每個字 筆畫變粗。

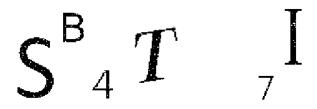


- 3. 做字母切割,因為只有一列,所以只需要投影到一維的陣列判斷該 行有沒有 pixel 為 $1 \circ$
- 4. 從此一維向量判斷圖中有幾個字,若有 array(i-1)=0 且 array(i)=1 的情形,則字數加一。用一個二維陣列儲存 Position 資訊,array(i-1)=0 且 array(i)=1 的地方為字母左界,array(i-1)=1 且 array(i)=0 的地方為字母右界。
- 5. 縮減時從第一列及最後一列(上下)開始縮減,最後得到如下圖:

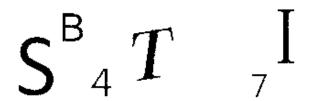


Sample2 Preprocessing:

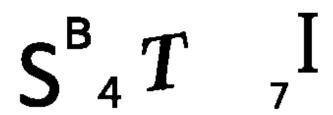
1. 原本想用去除 Salt and pepper noise 的方式去除 noise,但效果不 好。發現因為字的 pixel 值都是 65,所以若 pixel 值為 65,該位置 值設為 1,反之為 0。



2. 因為字母中還是有一些白色的點,因此用周圍的 neighbors 決定白點要不要塗黑,若周圍 8 個點有超過 5 個點是黑色,則該點設為黑,結果如下:



3. 因為 B、4、7 筆畫都太細,所以也做 Dilation。



- 4. 做字母切割,因為只有一列,所以只需要投影到一維的陣列判斷該 行有沒有 pixel 為 1。
- 5. 從此一維向量判斷圖中有幾個字,若有 array(i-1)=0 且 array(i)=1 的情形,則字數加一。用一個二維陣列儲存 Position 資訊,array(i-1)=0 且 array(i)=1 的地方為字母左界,array(i-1)=1 且 array(i)=0 的地方為字母右界。
- 6. 縮減時從第一列及最後一列(上下)開始縮減,最後得到如下圖:

S

Recognition:

用三個 score 算出目標字母和 training data 中的字母的差異。

- 1. 因為已經把字母的框格縮減到最小,所以框格的長寬比就是字母的 長寬比。第一個 score 即是算長寬比的相差的絕對值。
- 2. 第二個 score 是算 pixel 值為 1 的面積占框格的面積的比例,該面積 比例的相差取絕對值。
- 3. 第三個 score 是算 training data 中的字母的每個 pixel 值和目標的字母的每個 pixel 值的差,若 pixel 值不相等,diff 加一,最後再除以面積。因為目標字母和 training data 中的字母大小不同,無法一一對應,因此若放大 N 倍,則取

$$j + floor((x - i) \times N)$$

其中 j 為目標字母在 sample1 圖中的起始位置,(x-i)為欲取的 pixel 在 TrainingSet 的 offset。

最後用

 $total\ score = score_1 \times 0.45 + score_2 \times 0.8 + score_3 \times 2$ 算出最小的 total score 的字母(差異最小的字母),即為辨識的字母。

Flowchart:

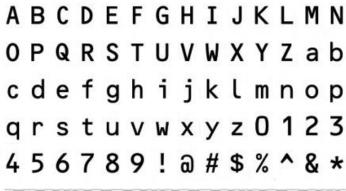
TrainingSet Preprocessing: Sample Preprocessing: 1. 將原圖轉為 binary image。 1. 將原圖轉為 binary image • 2. Sample2: denoising • 2. 用兩個一維陣列儲 存垂直及水平投影。 3. dilation • 3. 用一個二維陣列儲 4. 用一個一維陣列儲存垂直投影。 存 Position 資訊。 5. 計算辨識目標字數,取得左右邊 4. 從每個字母四邊開 界。 始縮減,到框格完全 fit 字母。 6. 縮減,到框格完全 fit 字母

Recognition:

- 1. 計算 $score_1$: 長寬比
- 2. 計算*score*₂: 填滿面積比
- 3. 計算 $score_3$: 計算目標字母及 training data 每個 pixel 差異。
- 4. $total\ score = score_1 \times 0.45 + \\ score_2 \times 0.8 + \\ score_3 \times 2$
- 5. total score 最小的 training data 字母 即是預測的字母。

Discussion:

TrainingSet:





Sample1的預測結果是:H!gx8



Sample2的預測結果是:SBAT7I

用以上 3 個 scores 即可在 Sample1 及 Sample2 得到不錯的辨識結果,兩者都只辨識錯一個字。在 Sample1 中將 i 辨識為!,所以必須將標點符號去除後才能將 i 辨識為 i。我認為給的 Training dataset 的 i 和圖片中的 i 確實是不太像,Training dataset 的 i 多了往左的一横,導致長寬比會跟!差很多,所以如果加入標點符號很難將兩者分出來。

在 Sample 2 中 4 被辨識為 A ,我認為也是 Training dataset 中所給的 4 在影像上跟 Sample 2 中的 4 也有差,因為少了那段將垂直線將 4 的頂點連起來,所以也無法用有沒有 holes,判斷 Training data 是不是目標字母。

如果針對上面問題做參數的 tuning,則可以做到單張 100%的預測結果,但是在另一張圖片辨識就會更差,上述演算法是同一參數對兩張都最好的結果。

以下是針對單張可以做到 100%辨識率的調整:

- 1. Sample1: 只辨識英文和數字,預測結果: Higx8
- 2. Sample2: 調整score2參數,預測結果:SB4T7I

 $total\ score = score_1 \times 0.45 + score_2 \times 1.15 + score_3 \times 2$