第15章 輪廓的檢測與匹配

15/1:影像內圖形的輪廓

- 15-11: 找尋圖形輪廓findContours()
- contours, hierarchy = cv2.findContours(image, mode, method)

具名常數	值	說明
RETR_EXTERNAL	0	只檢測外部輪廓
RETR_LIST	1	檢測所有輪廓,但是不建立層次關係
RETR_CCOMP	2	檢測所有輪廓,同時建立兩個層級關係,如果內
		部還有輪廓則此輪廓與最外層的輪廓同級
RETR_TREE	3	檢測所有輪廓,同時建立一個樹狀層級關係

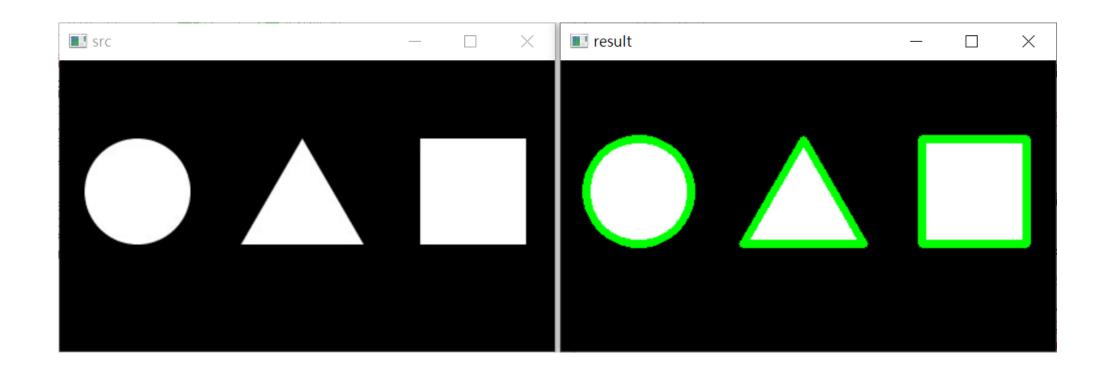
具名常數	值	說明
CHAIN_APPROX_NONE		儲存所有輪廓點
CHAIN_APPROX_SIMPLE		只有保存輪廓頂點的座標
CHAIN_APPROX_TC89L1	3	使用 Teh-Chinl chain 近似的演算法
CHAIN_APPROX_TC89KCOS	4	使用 Teh-Chinl chain 近似的演算法

15.1.2:繪製圖形的輪廓

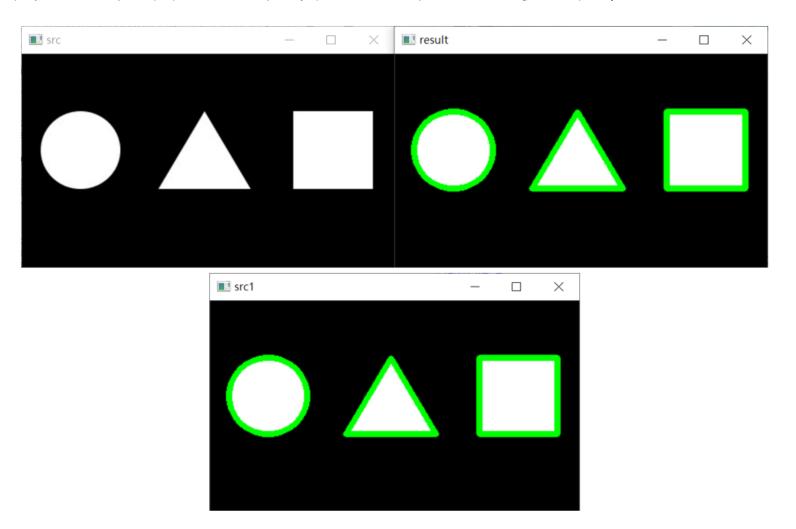
• image = cv2.drawContours(src_image, contours, contourIdx, color, thickness, lineType, hierarchy, maxLevel, offset)

15-2:繪製影像內圖形輪廓的系列實例

- 15-21: 找尋與繪製影像內圖形輪廓的基本應用
- 1:使用cv2.cvtColor()函數,將影響轉成灰階,讀者可以參考下列程式第7列。
- 2:使用threshold()函數將灰階影像二值化,如果沒有特別考量,可以將中間值127當作閾值,讀者可以參考下列程式第9列。
- •程式實例ch15_1.py:在影像easy.jpg內,輪廓檢測模式使用 RETR_EXTERNAL,找尋圖形輪廓的應用,最後使用綠色繪製此 輪廓。



•程式實例ch15_1_1.py:擴充設計ch15_1.py,再輸出原始影像一次,觀察是否影響原始影像,讀者可以參考第16列。

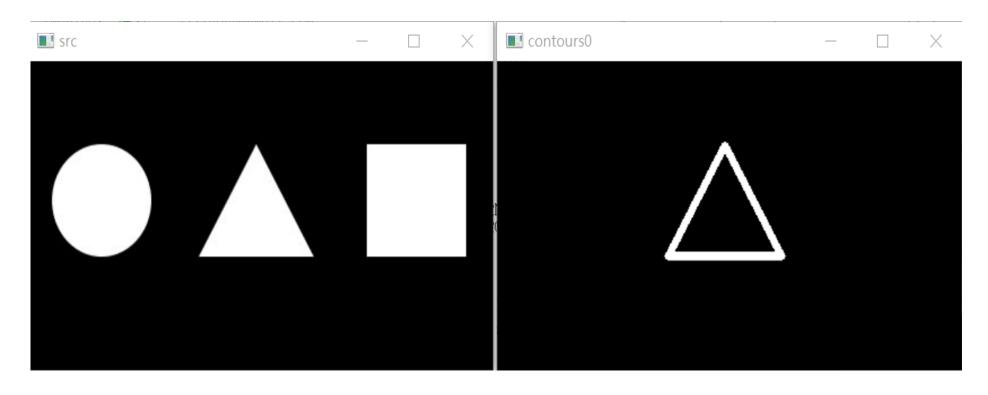


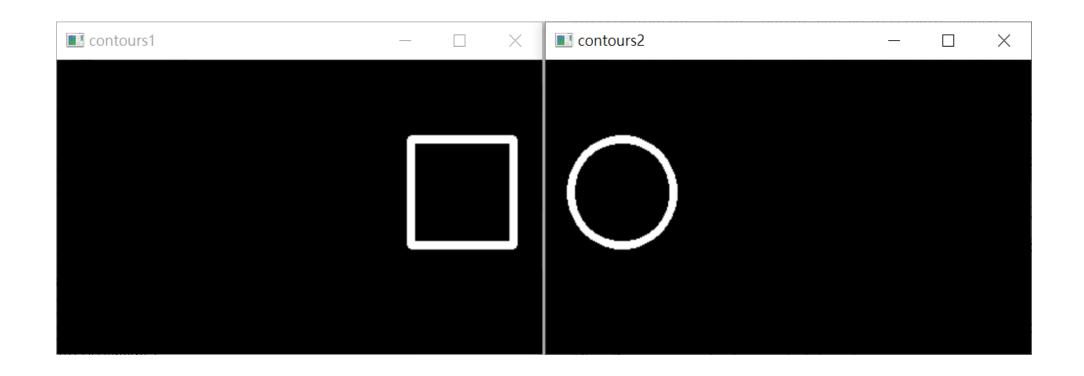
15.22:認識findCountours()函數的回傳值 contours

•程式實例ch15_2.py:使用easy.jpg列出所回傳contours的資料類型和長度。

15-23:輪廓索引 contours Idx

•程式實例ch15_3.py:重新設計ch15_1.py,但是分別繪製影像內的 圖形輪廓。





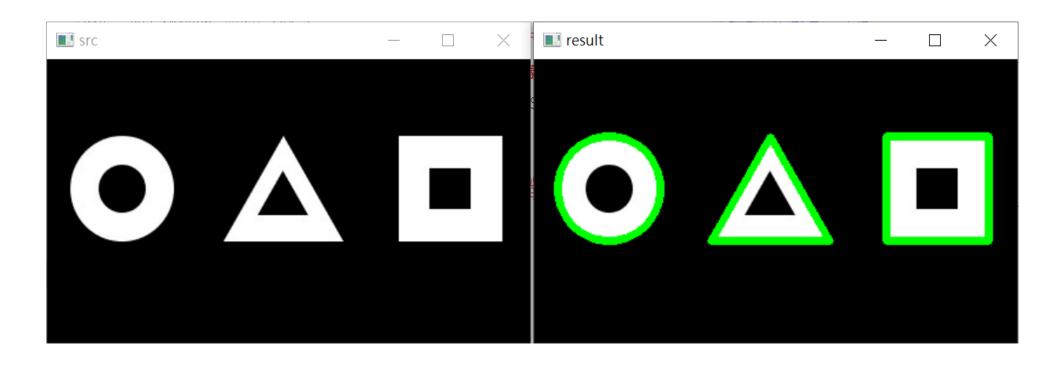
15-24:認識輪廓的屬性

•程式實例ch15_4.py:列出影像內圖片輪廓的屬性。

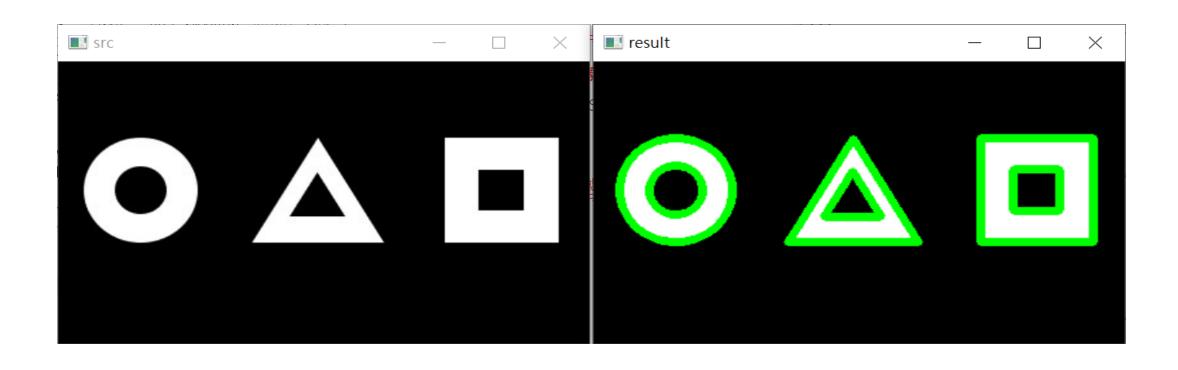
• 實例ch15_5.py:列出編號1的輪廓點內容。

15.25:輪廓內有輪廓

•程式實例ch15_6.py:使用easy1.jpg影像,重新設計ch15_1.py。

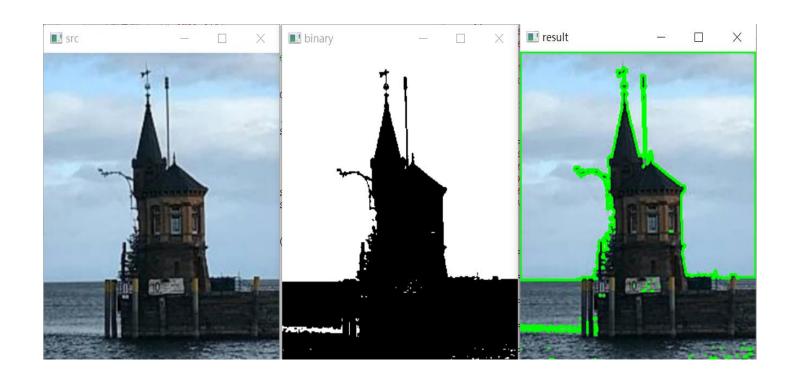


•程式實例 ch15_7.py : 重新設計 ch15_6.py , 使用 RETR_EXTERNAL檢測所有輪廓。

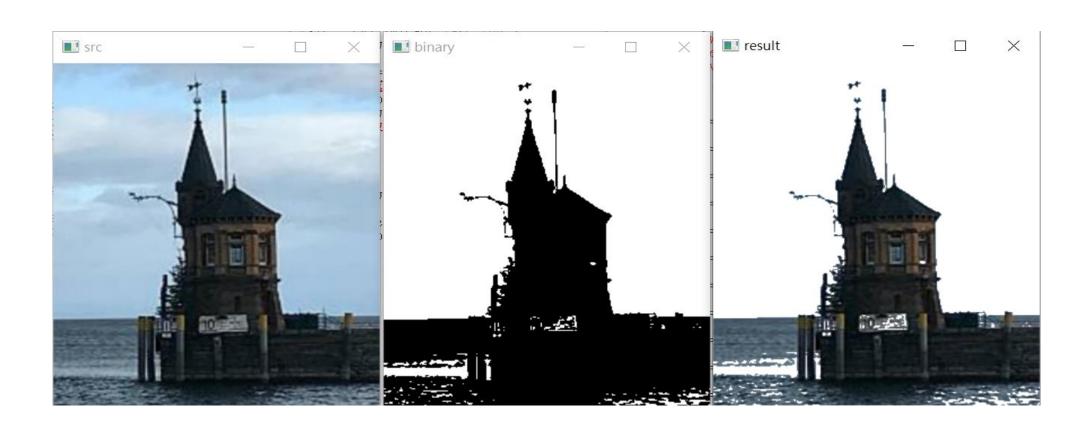


15-26:繪製一般影像的圖形輪廓

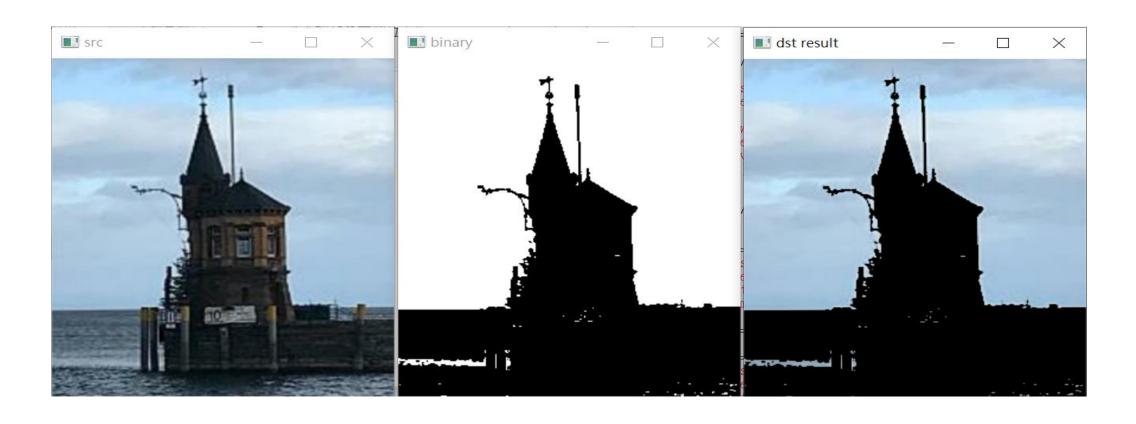
•程式實例ch15_8.py:繪製一般影像的輪廓,這個程式顯示原始影像、二元影像和繪製輪廓。



•程式實例ch15_9.py:重新設計ch15_8.py,清除天空背景,也可以 視為將圖案取出。

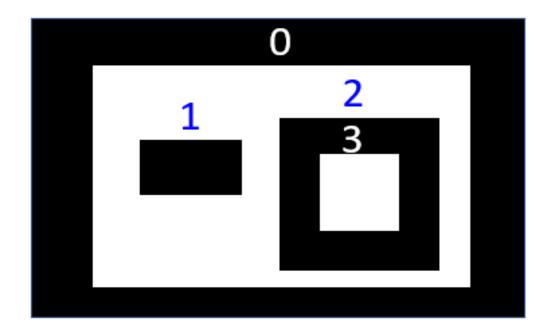


•程式實例ch15_10.py:重新設計ch15_9.py,天空背景保留,但是將燈塔以黑色顯示。



15.3:認識輪廓層級hierarchy

- contours, hierarchy = cv2.findContours(image, mode, method)
- 這一小節將解說回傳的多維陣列資料型態hierarchy,我們可以翻譯為層級。



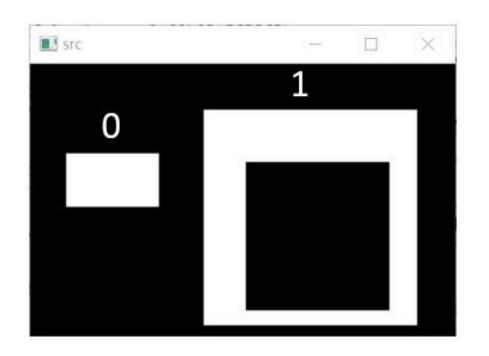
- 父輪廓:如果一個輪廓內部有一個輪廓,則稱外部的輪廓為父輪廓,例如:輪廓0是輪廓1和輪廓2的父輪廓。
- 子輪廓:如果一個輪廓內部有一個輪廓,則稱內部的輪廓為子輪廓,例如:輪廓1和輪廓2是輪廓0的子輪廓。
- 同級輪廓:如果2個輪廓有相同的父輪廓,則這2個輪廓稱同級輪廓,例如:輪廓1和輪廓2是有相同的父輪廓0,所以是同級輪廓。
- 註:有關輪廓0、2、3之間的關係會依檢測模式不同,而有不同的定義。

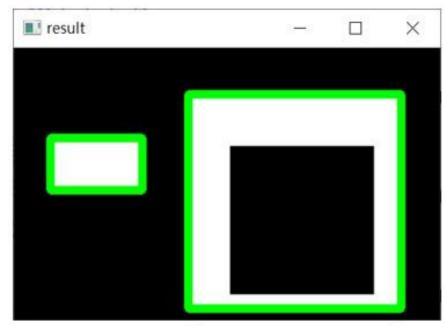
- findContours()函數所回傳的hierarchy,就是定義這個層級關係, 這個層級關係所回傳的是一個多維陣列,每個輪廓皆對應一個陣 列元素,此多維陣列內有4個元素,所代表的意義如下:
- [Next Previous First_Child Parent]
- 上述所代表的意義如下:
- Next:下一個同級輪廓的索引編號,如果沒有下一個輪廓則回傳-1。
- Prevous:前一個同級輪廓的索引編號,如果沒有前一個輪廓則回傳-1。
- First_Child:第一個子輪廓的索引編號,如果沒有第一個輪廓 則回傳-1。
- Parent: 父輪廓的索引編號,如果沒有父輪廓則回傳-1。

• 使用findContours()函數時,不同的檢測模式(mode)將有不同hierarchy回傳結果。例如:RETR_EXTERNAL不檢測內部輪廓、RETR_LIST不建立層級,所以回傳的hierarchy比較沒有意義,不過下列還是用實例解說。

/5.3./:檢測模式RETR_EXTERNAL

•程式實例ch15_11.py:使用easy2.jpg檔案,檢測模式採用RETR_EXTERNAL,列印hierarchy。

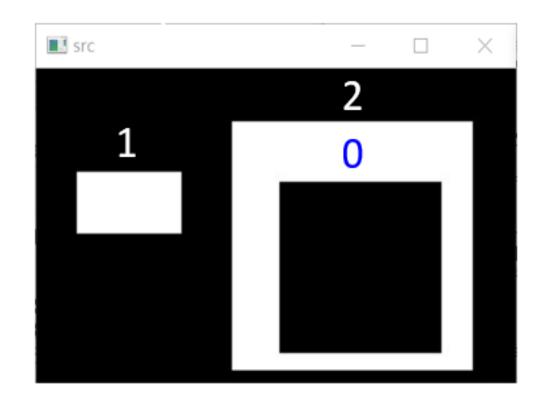


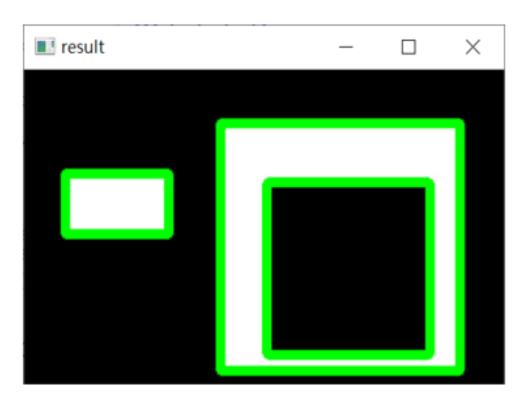


- hierarchy所回傳的陣列資料意義如下:
- [1-1-1-1]: 這是第0個輪廓。
- □1代表下一個同級輪廓的索引編號是1。
- □-1代表前一個同級輪廓不存在。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □-1代表父輪廓不存在。
- [-10-1-1]:這是第1個輪廓。
- □-1代表下一個同級輪廓不存在。
- □0代表前一個同級輪廓的索引編號是0。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □-1代表父輪廓不存在。

/5ス/:檢測模式RETR_LIST

•程式實例ch15_12.py:使用easy2.jpg檔案重新設計ch15_11.py,檢測模式採用RETR_LIST,列印hierarchy。



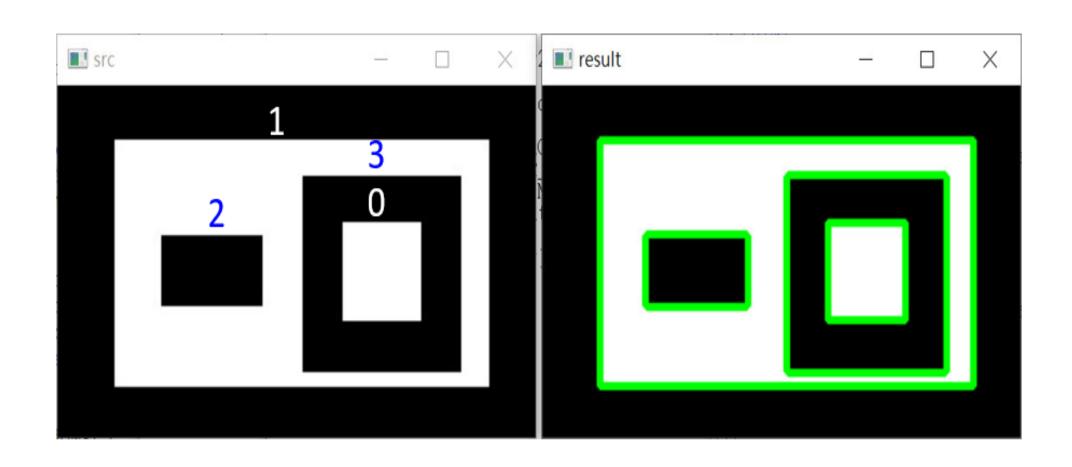


- hierarchy所回傳的陣列資料意義如下:
- [1-1-1-1]: 這是第0個輪廓。
- □1代表下一個同級輪廓的索引編號是1。
- □-1代表前一個同級輪廓不存在。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □-1代表父輪廓不存在。
- [20-1-1]:這是第1個輪廓。
- □2代表下一個同級輪廓的索引編號是0。
- □0代表前一個同級輪廓的索引編號是0。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □-1代表父輪廓不存在。

- [-1 1 -1 -1]: 這是第2個輪廓。
- □-1代表下一個同級輪廓不存在。
- □1代表前一個同級輪廓的索引編號是1。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □-1代表父輪廓不存在。

/5.3.3:檢測模式RETR_CCOMP

- 當檢測模式採用RETR_CCOMP時,會檢測所有輪廓,同時建立兩個層級關係,下列將以實例解說。
- •程式實例ch15_13.py:使用easy3.jpg檔案,檢測模式採用RETR_CCOMP,列印輪廓與層次關係。

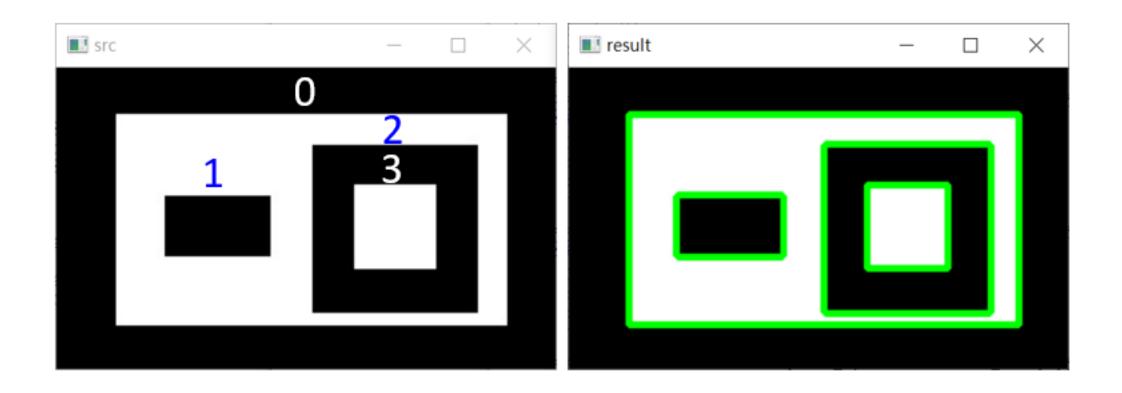


- hierarchy所回傳的陣列資料意義如下:
- [1-1-1-1]: 這是第0個輪廓。
- □1代表下一個同級輪廓的索引編號是1,因為這是內部增加的輪廓,此輪廓與最外部的輪廓同級。
- □-1代表前一個同級輪廓不存在。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □-1代表父輪廓不存在,因為在兩個層級觀念中,這相當於與最外圍輪 廓同級。
- [-102-1]:這是第1個輪廓。
- □-1代表下一個同級輪廓不存在。
- □0代表前一個同級輪廓的索引編號是0。
- □2代表第一個子輪廓的索引編號是2。
- □-1代表父輪廓不存在。

- [3-1-11]: 這是第2個輪廓。
- □3代表下一個同級輪廓的索引編號是3。
- □-1代表前一個同級輪廓不存在。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □1代表父輪廓的索引編號是1。
- [-1 2 -1 1]: 這是第3個輪廓。
- □-1代表下一個同級輪廓不存在。
- □2代表前一個同級輪廓索引編號是2。
- □-1代表第一個子輪廓不存在,因為只有2層。
- □1代表父輪廓的索引編號是1。

15.3.4:檢測模式RETR_TREE

•程式實例ch15_14.py:修訂程式實例ch15_13.py第12列,檢測模式 採用RETR_TREE,列印輪廓與樹狀層次關係。



- [-1 -1 1 -1]: 這是第0個輪廓。
- □-1代表下一個同級輪廓不存在。
- □-1代表前一個同級輪廓不存在。
- □1代表第一個子輪廓的索引編號是1。
- □-1代表父輪廓不存在。
- [2-1-10]:這是第1個輪廓。
- □2代表下一個同級輪廓的索引編號是2。
- □-1代表前一個同級輪廓不存在。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □0代表父輪廓的索引編號是0。

- [-1130]: 這是第2個輪廓。
- □-1代表下一個同級輪廓不存在。
- □1代表前一個同級輪廓的索引編號是1。
- □3代表第一個子輪廓的索引編號是3。
- □0代表父輪廓的索引編號是0。
- [-1 -1 -1 2]: 這是第3個輪廓。
- □-1代表下一個同級輪廓不存在。
- □-1代表前一個同級輪廓不存在。
- □-1代表第一個子輪廓不存在。
- □2代表父輪廓的索引編號是2。

15.4:輪廓的特徵 - 影像矩(Image moments)

• 輪廓的特徵是指質心、面積、周長、邊界框 ... 等,這些觀念常被使用在模式識別、影像識別

15.4.1:矩特徵moments()函數

• m = cv2.moments(array, binaryImage)

• 上述所回傳的內容是字典(dict)類型的影像矩,這個影像矩包含下列資料:

□空間矩

- 零階矩:m00
- 一階矩:m10, m01
- 二階矩:m20, m11, m02
- 三階矩: m30, m21, m12, m03

□中心矩

- 二階中心矩:mu20, mu11, mu02
- 三階中心矩:mu30, mu21, mu12, mu03

□歸一化中心矩

- 二階Hu矩:nu20, nu11, nu02
- 三階Hu矩: nu30, nu21, nu12, nu03

154-2:基礎影像矩推導 - 輪廓質心

• 簡單的說影像矩就是一組統計參數,這個參數紀錄像素所在位置與強度分佈

$$M_{ij} = \sum_{x} \sum_{y} x^{i} y^{i} I(x, y)$$

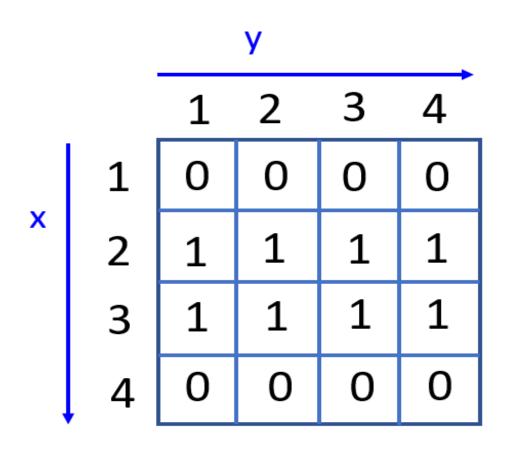
□面積計算

$$M_{00} = \sum_{x} \sum_{y} I(x, y)$$

□質心計算

$$(\bar{x}, \bar{y}) = \left(\frac{M_{10}}{M_{00}}, \frac{M_{01}}{M_{00}}\right)$$

• 假設有一個4 x 4的二元值影像,假設內容與座標如下:



$$M_{00} = \sum_{x} \sum_{y} I(x, y)$$

$$M_{10} = \sum_{x} \sum_{y} x I(x, y)$$

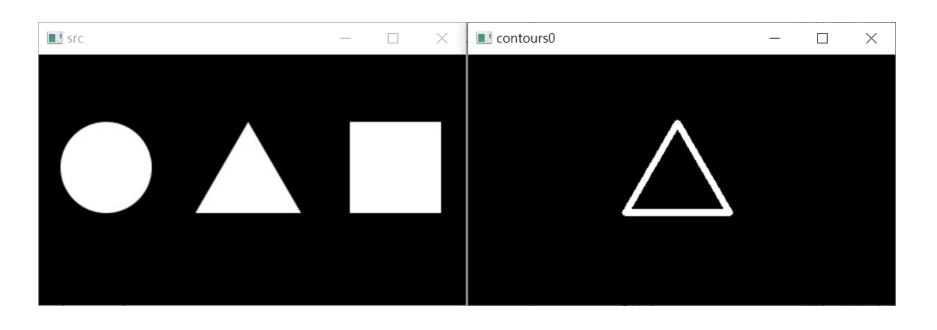
$$M_{01} = \sum_{x} \sum_{y} y I(x, y)$$

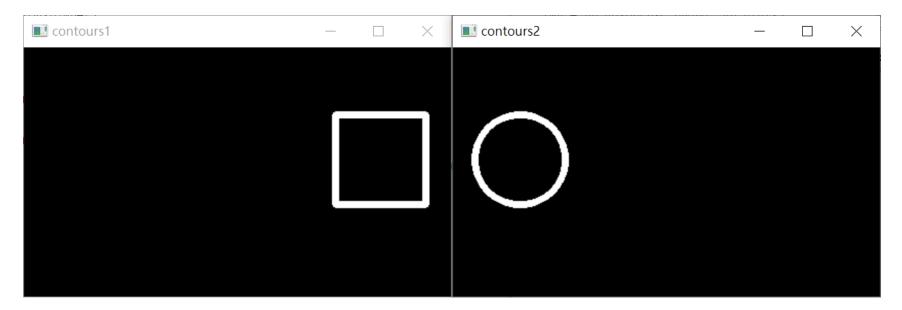
$$(\bar{x}, \bar{y}) = \left(\frac{M_{10}}{M_{00}}, \frac{M_{01}}{M_{00}}\right) = \left(\frac{20}{8}, \frac{20}{8}\right) = (2.5, 2.5)$$

15.4-3: 影像矩實例

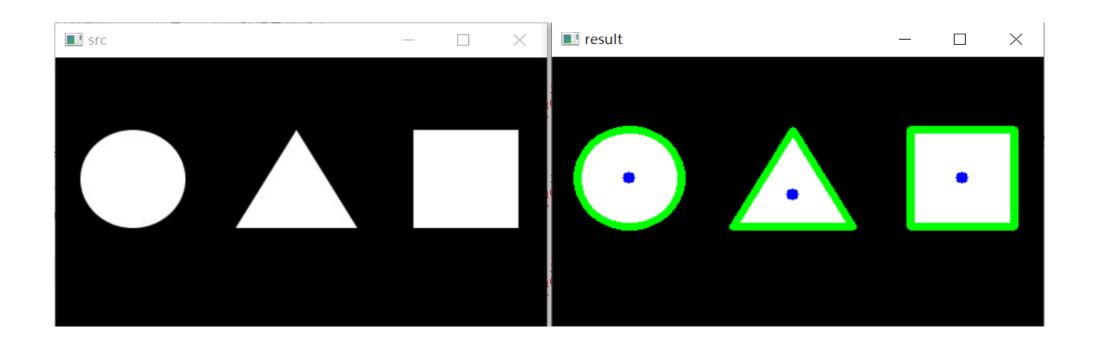
•程式實例ch15_15.py:擴充ch15_3.py列印輪廓面積與每個輪廓的 影像矩。

```
鄭面積 str(i) = 4344.0
輪廓面積 str(i) = 7569.0
輪廓面積 str(i) = 5964.0
列印影像知 0
 {'m00': 4344.0, 'm10': 875551.0, 'm01': 534872.3333333333, 'm20': 178291996.0,
'm11': 107806662.83333333, 'm02': 67667946.66666666, 'm30': 36669616857.5, 'm21'
: 21974314231.166668, 'm12': 13638973452.333334, 'm03': 8756666917.5, 'mu20': 18
21104.2870626152, 'mull': 952.3539748340845, 'mu02': 1809656.3891702518, 'mu30':
 32430.916221618652, 'mu21': 21016905.17049837, 'mu12': -12999.67679822445, 'mu0
3': -20861350.522485733, 'nu20': 0.09650619295080995, 'nu11': 5.04683104123893e-
05, 'nu02': 0.09589953189865046, 'nu30': 2.6075622006486343e-05, 'nu21': 0.01689
8346973212075, 'nu12': -1.0452207272856162e-05, 'nu03': -0.01677327544654871}
 <u>{'m00': 7569</u>.0, 'm10': 2599951.5, 'm01': 821236.5, 'm20': 897857487.0, 'm11': 2
82094737.75, 'm02': 93878307.0, 'm30': 311693885601.75, 'm21': 97417537339.5, 'm
12': 32247198454.5, 'm03': 11221786154.25, 'mu20': 4774146.75, 'mu11': 0.0, 'mu0
2': 4774146.75, 'mu30': 0.0, 'mu21': 0.0, 'mu12': 0.0, 'mu03': 0.0, 'nu20': 0.08
33333333333334, 'null': 0.0, 'nu02': 0.0833333333333334, 'nu30': 0.0, 'nu2l':
    <u>'nu12': 0.0. 'nu03': 0.0}</u>
{'m00': 5964.0, 'm10': 384986.5, 'm01': 647295.0, 'm20': 27681568.833333332, 'm
11': 41781606.5, 'm02': 73084880.0, 'm30': 2152224582.25, 'm21': 3004127667.9166
665, 'm12': 4717267592.083333, 'm03': 8546756317.5, 'mu20': 2830025.3755449355,
'mull': -2403.6471327990294, 'mu02': 2831557.225855127, 'mu30': -34543.863102436
066, 'mu21': 54838.510442614555, 'mu12': 34121.83210071921, 'mu03': -55062.21492
099762, 'nu20': 0.07956371628904141, 'nu11': -6.75764606867403e-05, 'nu02': 0.07
960678293590986, 'nu30': -1.2575545037745031e-05, 'nu21': 1.996372426062902e-05,
 'nu12': 1.2421906463689873e-05, 'nu03': -2.004516291544042e-05}
```



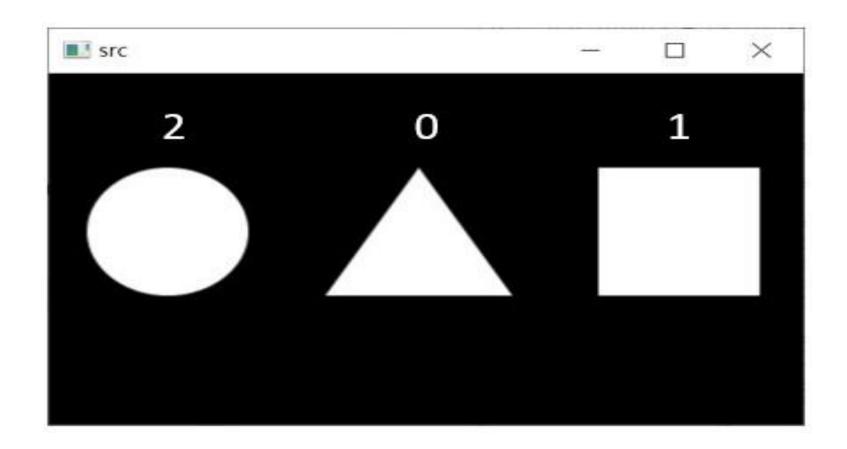


•程式實例ch15_16.py:重新設計ch15_1.py,為每個輪廓繪製中心點。



1544:計算輪廓面積

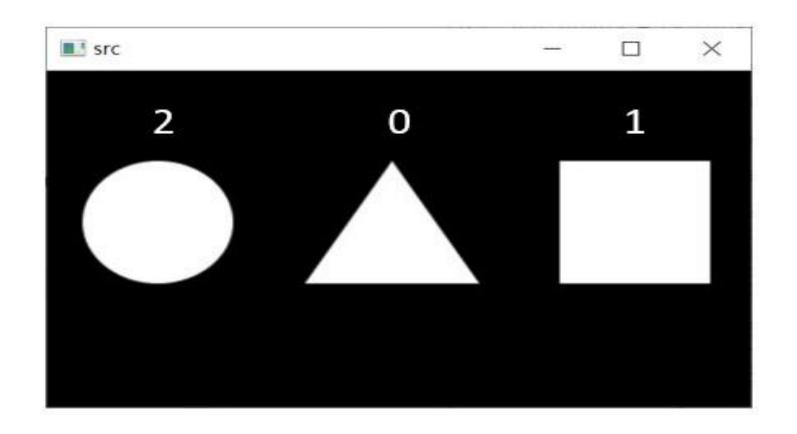
- area = cv2.contourArea(contour, oriented)
- •程式實例ch15_17.py:使用contourArea()函數計算輪廓面積。



15.4.5:計算輪廓周長

• area = cv2.arcLength(contour, closed)

•程式實例ch15_18.py:使用arcLength()函數計算輪廓周長。



155:輪廓外形的匹配 - ##矩

- 15.5.1:OpenCV計算Hu矩的函數
- hu = cv2.HuMoments(m)
- 上述參數意義如下:
- □hu:這是Hu矩的回傳結果。
- □m:這是moments()函數回傳的影像矩。

$$h_{0} = \eta_{20} + \eta_{02}$$

$$h_{1} = (\eta_{20} - \eta_{02})^{2} + 4\eta_{11}^{2}$$

$$h_{2} = (\eta_{30} - 3\eta_{12})^{2} + (3\eta_{21} - \eta_{03})^{2}$$

$$h_{3} = (\eta_{30} + \eta_{12})^{2} + (\eta_{21} + \eta_{03})^{2}$$

$$h_{4} = (\eta_{30} - 3\eta_{12})(\eta_{30} + \eta_{12})[(\eta_{30} + \eta_{12})^{2} - 3(\eta_{21} + \eta_{03})^{2}]$$

$$+ (3\eta_{21} - \eta_{03})[3(\eta_{30} + \eta_{12})^{2} - (\eta_{21} + \eta_{03})^{2}]$$

$$h_{5} = (\eta_{20} - \eta_{02})[(\eta_{30} + \eta_{12})^{2} - (\eta_{21} + \eta_{03})^{2} + 4\eta_{11}(\eta_{30} + \eta_{12})(\eta_{21} + \eta_{03})]$$

$$h_{6} = (3\eta_{21} - \eta_{03})(\eta_{30} + \eta_{12})[(\eta_{30} + \eta_{12})^{2} - 3(\eta_{21} + \eta_{03})^{2}]$$

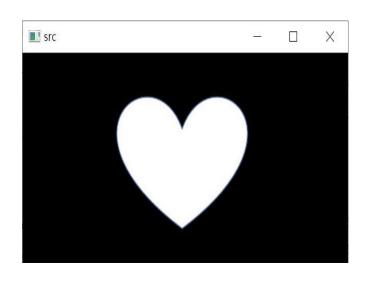
$$+ (\eta_{30} - 3\eta_{12})(\eta_{21} + \eta_{03})[3(\eta_{30} + \eta_{12})^{2} - (\eta_{21} + \eta_{03})^{2}]$$

15.52:第0個Hu矩的公式驗證

$$h_0 = \eta_{20} + \eta_{02}$$

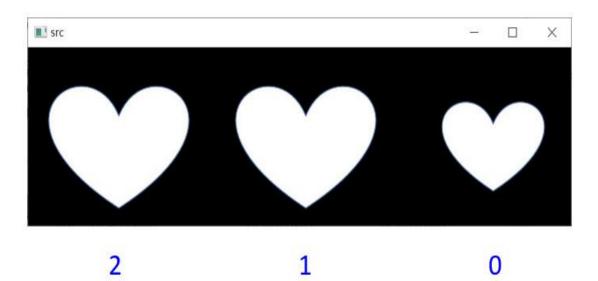
$$h_0 - (\eta_{20} + \eta_{02}) = 0$$

•程式實例ch15_19.py:使用heart.jpg,驗證上述公式。

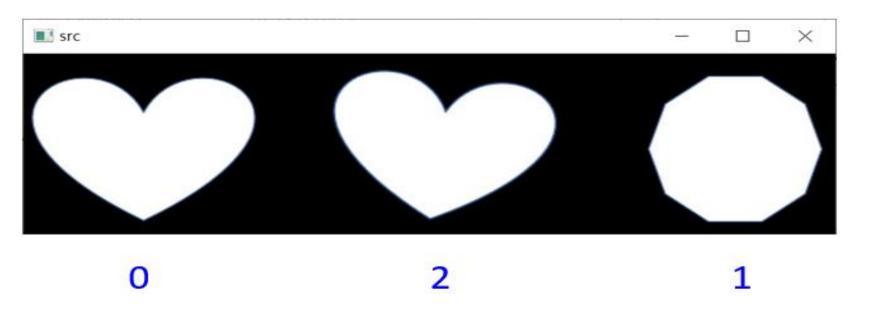


•程式實例ch15_20.py:有一幅影像3heart.jpg,請列出內部3個輪廓的Hu矩。在這3個輪廓中,使用findContours()函數所找的順序可以參考執行結果圖。

====== RESTART:	D:\OpenCV_Python\ch15\ch	n15_20.py ========
h0 = [0.18400164]	[0.18362647]	[0.18362647]
h1 = [0.00390046]	[0.00388969]	[0.00388969]
h2 = [0.00118707]	[0.00115877]	[0.00115877]
h3 = [4.41012234e-05]	[4.27240647e-05]	[4.27240647e-05]
h4 = [-1.00904583e-08]	[-9.50599826e-09]	[-9.50599826e-09]
h5 = [-2.75427701e-06]	[-2.66455047e-06]	[-2.66455047e-06]
h6 = [4.40391468e-11]	[6.22527623e-11]	[6.22527623e-11]



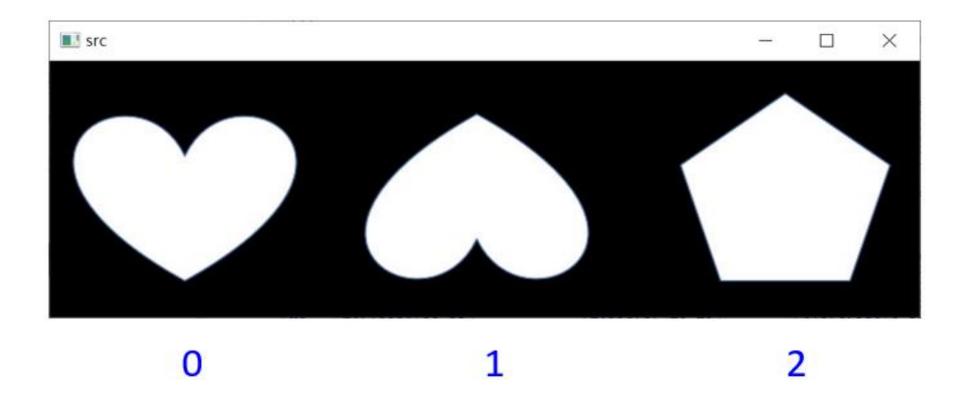
•程式實例ch15_21.py:有一幅影像3shapes.jpg,請列出內部3個輪廓的Hu矩。在這3個輪廓中,使用findContours()函數所找的順序可以參考執行結果圖。



```
h0 = [0.18362125]
                                 [6.2205636e-05]
  = [0.00388853]
                                                        [0.00388999]
                                [1.09030421e-09]
h2 = [0.00115914]
                                                        [0.00117116]
  = [4.25428614e-05]
                                                        [4.34904474ē-05]
                                [8.53260565e-13]
                                [1.09940012e-23]
  = [-9.44727464e-09]
                                                        [-9.81486955e-09]
                                                        -2.7123853e-06]
h5 = [-2.6528849e-06]
                                [1.82308256e-16]
h6 = \begin{bmatrix} 2.90666076e-111 \end{bmatrix}
                                                        [8.19693167e-11]
                                [2.35891942e-23]
```

15.5.3:輪廓匹配

- retval = cv2.matchShapes(contour1, contour2, method, parameter)
- •程式實例ch15_22.py:使用myheart.jpg列出各影像的比較結果。



156:再談輪廓外形匹配

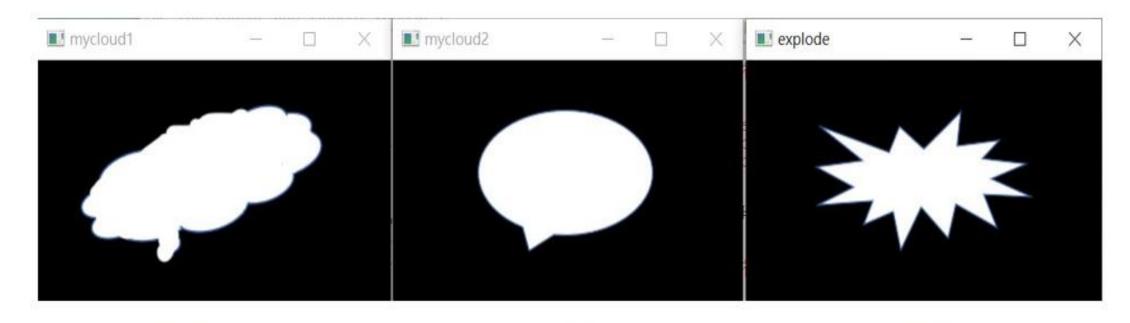
• sd = cv2.createShapeContextDistanceExtractor()

• retval = sd.computeDistance(contour1, contour2)

•程式實例ch15_23.py:使用形狀場景距離重新設計ch15_22.py。

RESTART: D:\OpenCV_Python\ch15\ch15_23.py ====

影像1和1比較 = 0.0 影像1和2比較 = 0.22617380321025848 影像1和3比較 = 0.8256418704986572



影像2 影像3

15.6.2:Hausdorff距離

$$h(A,B) = \max_{a \in A} \left\{ \min_{b \in B} \{d(a,b)\} \right\}$$

• hd = cv2.createHausdorffDistanceExtractor()

- retval = hd.computeDistance(contour1, contour2)
- •程式實例 ch15_24.py: 使用 Hausdorff 距離觀念重新設計 ch15_23.py。