test

January 27, 2019

Operacje morfologiczne

Przekształcenia morfologiczne cyfrowych obrazów, to takie przekształcenia, w wyniku których struktura lub forma obiektu na obrazie zostaje zmieniona. Dokonujemy ich na obrazie binarnym, czyli czarno-białym, a operacje morfologiczne polegają po prostu na zamianie wartości odpowiednich pikseli na przeciwne. Podstawowe przekształcenia to dylatacja, erozja i szkieletyzacja, które można ze sobą łączyć, co daje podstawę do budowania skomplikowanych systemów analizy obrazu.

```
In [2]: from PIL import Image
    import cv2
    import numpy as np
    import matplotlib.pyplot as plt
```

1.0.1 Wczytanie obrazu

W celu wykonania operacji morfologicznych na obrazie, należy najpierw go wczytać i przekonwertować do postaci monochromatycznej (czyli do skali szarości). Oczywiście można tego dokonać na kilka sposobów, np. za pomocą komendy *Image.open()* z biblioteki Pillow oraz metody *convert* z parametrem 'L'.

Innym sposobem będzie ustawienie odpowiedniej metody w funkcji *imread()* z pakietu OpenCV: cv2.imread(obraz, cv2.IMREAD_GRAYSCALE)

```
In [3]: img = Image.open('../obrazy_testowe/lena_512x512.png').convert('L')
          img
Out[3]:
```



1.0.2 Binaryzacja

Następnie obraz należy zamienić na postać macierzową, za pomocą metody *asarray()* z biblioteki *numpy*. Na tak przetworzonym obrazie, można dokonać operacji binaryzacji, która polega na przeskalowania obrazu do dwóch wartości, w zależności od przyjętego progu. Najczęściej nowe wartości pikseli zapisuje się jako 0 i 1, ale możesz spotkać się też z innymi parami wartości, np: (0, 255), (-1, 1), (*True, False*). Poniżej przedstawiono przykład binaryzacji dla trzech progów odcięcia – 25%, 50% i 75% maksymalnej wartości (u nas to 255). Operacji binaryzacji dokonano za pomocą metody *threshold()* z biblioteki *OpenCV*. Do wyświetlenia obrazów użyto tym razem metody *imshow()* z pakietu *matplotlib.pyplot*, ponieważ zostały one wcześniej przekonwertowane na postać macierzową.

```
In [4]: imgArray = np.asarray(img)
     ret1, imgThresholded1 = cv2.threshold(imgArray, 64, 255, cv2.THRESH_BINARY)
```

```
ret2, imgThresholded2 = cv2.threshold(imgArray, 127, 255, cv2.THRESH_BINARY)
ret3, imgThresholded3 = cv2.threshold(imgArray, 191, 255, cv2.THRESH_BINARY)
plt.figure(1, figsize = (15, 10))
plt.subplot(131)
plt.title('Próg 64')
plt.axis('off')
plt.imshow(imgThresholded1, cmap = 'gray')
plt.subplot(132)
plt.title('Próg 127')
plt.axis('off')
plt.imshow(imgThresholded2, cmap = 'gray')
plt.subplot(133)
plt.title('Próg 191')
plt.axis('off')
plt.imshow(imgThresholded3, cmap = 'gray')
plt.show()
       Próg 64
                                 Próg 127
```

Jak widzisz, próg odcięcia diametralnie może zmienić obraz wynikowy, dlatego jego odpowiednie dobranie jest niezwykle ważne. Czasem robi się to ręcznie (najczęściej w oparciu o histogram obrazu), jednak istnieją także automatyczne metody i do dalszych operacji wykorzystano jedną z nich – metodę Otsu. Zauważ, że zmienia się teraz nieco sposób zapisu parametrów: próg odcięcia podajemy jako równy 0, a metodę Otsu wywołujemy poprzez dodanie cv2.THRESH_OTSU

```
In [5]: retOtsu, imgThresholdedOtsu = cv2.threshold(imgArray, 0, 255, cv2.THRESH_BINARY+cv2.THRE
    plt.figure(1, figsize = (5, 5))
    plt.imshow(imgThresholdedOtsu, cmap = 'gray')
    plt.title('Metoda Otsu')
```

plt.axis('off')
plt.show()



1.0.3 Operacje morfologiczne

Na tak przetworzonym obrazie, można już wykonywać operacje morfologiczne. Konieczny jest wybór elementu strukturalnego (kernel, maska) oraz jego wielkości. W poniższym przykładzie wykorzystano kwadrat o wielkości 5 pikseli, ale może to być w zasadzie element o dowolnym kształcie (oczywiście o ile jest mniejszy od obrazu;)). Poprzez nakładanie takiej maski, można wykonać szereg operacji, jak na przykład erozję i dylatację czy otwarcie i zamknięcie (które są odpowiednią kobinacją erozji oraz dylatacji). W każdym przypadku element strukturalny przesuwa się wzdłuż obrazu, a następnie dla każdego piksela sprawdza jego sądziedztwo. W zależności od wyboru algorytmu, można zaobserwować następujące różnice na obrazach wynikowych.

```
In [6]: kernel = np.ones((5,5), np.uint8)
    imgErosion = cv2.erode(imgThresholdedOtsu, kernel, iterations = 1)
    imgDilation = cv2.dilate(imgThresholdedOtsu, kernel, iterations = 1)
```

Jak widzisz podstawowe operacje morfologiczne doczekały się nawet własnych funkcji. Niżej użyliśmy jeszcze funkcji *morphologyEx()*, która posiada wiele innych metod, będących rozwinięciem tych przekształceń.

```
In [7]: imgOpening = cv2.morphologyEx(imgThresholdedOtsu, cv2.MORPH_OPEN, kernel)
    imgClosing = cv2.morphologyEx(imgThresholdedOtsu, cv2.MORPH_CLOSE, kernel)
```

```
imgGradient = cv2.morphologyEx(imgThresholdedOtsu, cv2.MORPH_GRADIENT, kernel)
imgBlackhat = cv2.morphologyEx(imgThresholdedOtsu, cv2.MORPH_BLACKHAT, kernel)
plt.figure(1, figsize = (15, 10))
plt.subplot(231)
plt.imshow(imgErosion, cmap = 'gray')
plt.title('Erozja')
plt.axis('off')
plt.subplot(232)
plt.imshow(imgDilation, cmap = 'gray')
plt.title('Dylatacja')
plt.axis('off')
plt.subplot(233)
plt.imshow(imgOpening, cmap = 'gray')
plt.title('Otwarcie')
plt.axis('off')
plt.subplot(234)
plt.imshow(imgClosing, cmap = 'gray')
plt.title('Zamkniecie')
plt.axis('off')
plt.subplot(235)
plt.imshow(imgGradient, cmap = 'gray')
plt.title('Gradient')
plt.axis('off')
plt.subplot(236)
plt.imshow(imgBlackhat, cmap = 'gray')
plt.title('Black hat')
plt.axis('off')
plt.show()
```











