BM 5113 Bilgisayarla Görme

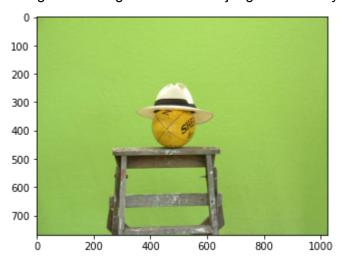
Not: İlgili kodlar ve sonuçlar https://github.com/melihozaydin/MSc_Projects linkinde erişilerbilirdir.

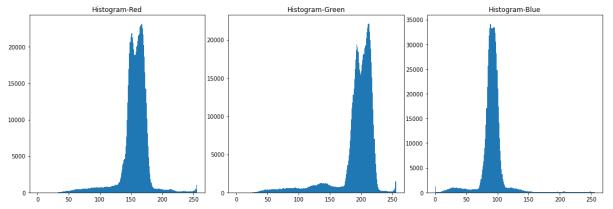
Ödev 1:

"images/greenscreen.jpg" dosyasında yer alan renkli görüntünün 3 ayrı kanalı için histogramını hesaplayıp analiz ediniz. Görüntünün içerisinde baskın olan renk için RGB kanallarında hangi yoğunluk değerinin oluştuğunu tespit ediniz. Bu yoğunluk değerlerini RGB kanallarında istediğiniz bir renk ile güncelleyerek görüntüdeki baskın rengin değişmesini sağlayınız.

Sonuçlar ve Yorum:

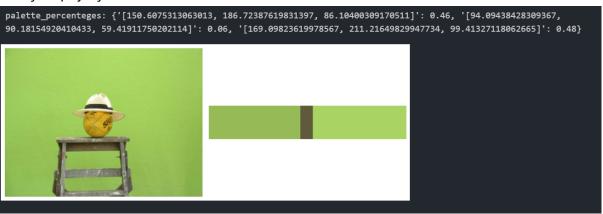
• Görüntünün BGR formatında okunup, bunun RGB formatına çevrilmesi ve kanal histogramlarının görüntülenmesi için gerekli fonksiyonlar yazıldı.



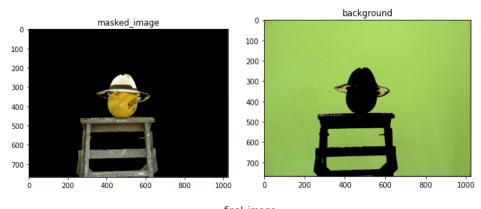


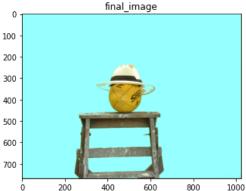
- Görüntünün içerisinde baskın olan renk için RGB kanallarında oluşan yoğunluk değerlerinin belirlenmesi için 2 alternatif metod kullanıldı.
 - Ilk olarak basitçe görsel içerisinde en çok görülen RGB renk kombinasyonunu çıkaran bir çözüm üretildi.
 - 2. Olarak, görsel içerisindeki renklesi KMeans algoritması ile K grupa gruplayarak bu grupların resimdeki baskınlık yüzdelerini veren bir fonksiyon kullanıldı.

Bu algoritmalardan 2. Çözümün daha kullanışlı olduğu düşünüldüğünden bunun sonuçları paylaşıldı.



 Yoğunluk değerlerini RGB kanallarında istenilen bir renk ile güncellemek için baskın renklerin değerlerine bakarak her renk kanalı için alt ve üst eşik seçilerek arkaplan ve önplan birbirinden ayrıldı.





```
def show_hist(img, channel_order="RGB", title="Histogram", ret=False,
    # plot histograms for all 3 channels
    # https://matplotlib.org/stable/api/ as gen/matplotlib.pyplot.hist.html
    # GRAYSCALE
   if len(img.shape) < 3:</pre>
        img = np.expand_dims(img, axis=2)
        color_names = ["Gray"]
        # RGB
        color_names = ["Red", "Green", "Blue"]
        if channel_order == "BGR":
            # BGR
            color_names = reversed(color_names)
    if not cumulative:
        fig, axes = plt.subplots(1, img.shape[2], figsize=(15,5))
        if img.shape[2] == 1:
            fig.set_size_inches(7,5)
        fig.tight_layout()
        for i, ch_name, ax in zip(range(img.shape[2]), color_names, axes):
            ax.hist(img[:, :, i].ravel(), bins=bins, range=[0, 256], )
           ax.set title(f"{title}-{ch name}")
    else:
           fig, ax = plt.subplots(1, 1, figsize=(7,5))
            ax.hist(img.ravel(), bins=bins, range=[0, 256], cumulative=True, )
            ax.set title(f"{title}-Cumulative")
   plt.show()
   if ret:
```

```
import cv2
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
```

```
from utils import img_read
img = img_read('../images/greenscreen.jpg')
```

```
from utils import show_hist
show_hist(img, channel_order="RGB", cumulative=False, bins=256)

def unique_count_app(a):
    colors, count = np.unique(a.reshape(-1,a.shape[-1]), axis=0, return_counts=True)
    return colors[count.argmax()]
unique_count_app(img)

def palette(clusters):
```

```
width=300
   palette = np.zeros((50, width, 3), np.uint8)
   steps = width/clusters.cluster centers .shape[0]
   for idx, centers in enumerate(clusters.cluster_centers_):
        palette[:, int(idx*steps):(int((idx+1)*steps)), :] = centers
   return palette
from collections import Counter
def palette_perc(k_cluster):
   width = 300
   palette = np.zeros((50, width, 3), np.uint8)
   n_pixels = len(k_cluster.labels_)
   counter = Counter(k cluster.labels ) # count how many pixels per cluster
   perc = {}
   for i in counter:
       perc[i] = np.round(counter[i]/n_pixels, 2)
   perc = dict(sorted(perc.items()))
   palette_percenteges = {k:v for k,v in zip([str(color.tolist()) for color in
k_cluster.cluster_centers_], perc.values()) }
   print(f"palette_percenteges: {palette_percenteges}")
   for idx, centers in enumerate(k cluster.cluster centers):
       palette[:, step:int(step + perc[idx]*width+1), :] = centers
        step += int(perc[idx]*width+1)
   return palette_percenteges, palette
def show_img_compar(img_1, img_2):
   f, ax = plt.subplots(1, 2, figsize=(10, 10))
   ax[0].imshow(img_1)
   ax[1].imshow(img 2)
   ax[0].axis("off") # hide the axis
   ax[1].axis("off")
   f.tight_layout()
   #f.suptitle(title, fontsize=32)
   plt.show()
from sklearn.cluster import KMeans
clt = KMeans(n clusters=3)
clt_1 = clt.fit(img.reshape(-1, 3))
palette_percenteges, color_palette = palette_perc(clt_1)
# color_palette = palette(clt_1)
show_img_compar(img, color_palette)
```

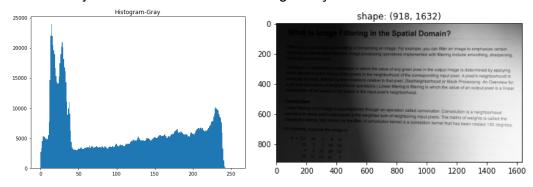
```
def change background(img, threshold=((0, 170, 0), (200, 255, 150)), new background=(150, 255, 255),
convert_rgb=False):
   if convert_rgb:
       img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2RGB) # bgr 2 rgb
   plt.imshow(img, cmap='gray')
   plt.title('Original')
   plt.show()
   lower_th = np.array([threshold[0]]) # [R value, G value, B value]
   upper_th = np.array([threshold[1]])
   mask = cv2.inRange(img, lower_th, upper_th)
   # Method 2: HSV filtering
   #hsv = cv2.cvtColor(img org, cv2.COLOR BGR2HSV)
   plt.imshow(mask, cmap='gray')
   plt.title('Mask')
   ## slice the green
   imask = mask>0
   green = np.zeros_like(img, np.uint8)
   green[imask] = img[imask]
   plt.imshow(green)
   plt.title('background')
   plt.show()
   masked_image = np.copy(img)
   masked image[mask != 0] = [0, 0, 0]
   plt.imshow(masked_image)
   plt.title('masked_image')
   if isinstance(new_background, str):
       background_image = cv2.imread(str)
       background_image = cv2.cvtColor(background_image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
   elif isinstance(new_background, tuple) or isinstance(new_background, list):
       background_image = np.zeros_like(img)
       background_image[:] = new_background
       background_image=new_background
   crop background = background image[0:img.shape[0], 0:img.shape[1]]
   crop_background[mask == 0] = [0, 0, 0]
   plt.imshow(crop background)
   plt.title('crop_background')
   final_image = crop_background + masked_image
   plt.imshow(final_image)
   plt.title('final_image')
   plt.show()
   return final image
```

Ödev 2:

"images/png/printedtext.png" görüntüsündeki kararmanın giderilmesi için herhangi bir görüntü iyileştirme tekniği (lineer dönüşüm, gamma veya log dönüşümü, yerel veya genel histogram eşitleme) deneyip ikinci bir görüntü elde ediniz. İlk ve ikinci görüntünün histogramlarını bastırıp analiz ediniz. İyileştirilmiş görüntüde uygun bir eşik değeri belirleyip görüntüyü bölütleyiniz. Uyguladığınız iyileştirme yaklaşımının harfleri arka plandan ayırmada ne derece etkin olduğunu değerlendiriniz.

Sonuçlar ve Yorum:

• Resim "Gray" formatında okundu ve histogramı çıkartıldı.



• Görüntüdeki kararmanın giderilmesi için,

600

800

0

200

400

600

800

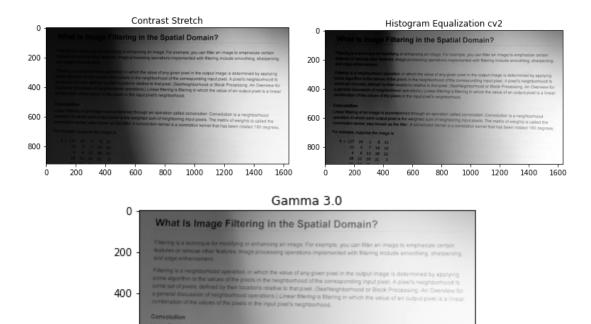
1000

1200

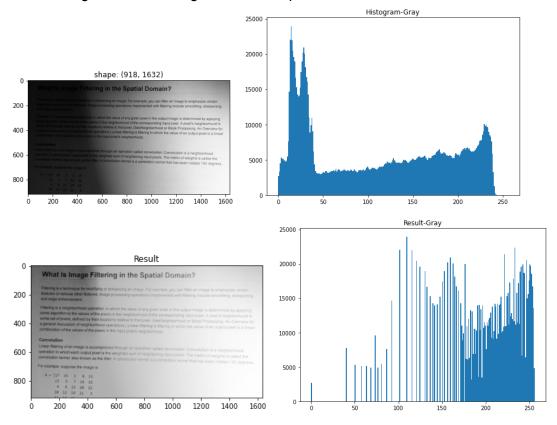
1400

1600

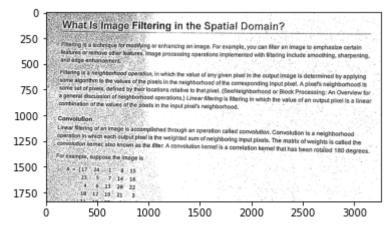
- Lineer dönüşüm olarak kontrast esnetme uygulandı.
- Işık eşitsizliğini normalize etmek için histogram eşitleme uygulandı.
- o Karanlığı azaltmak için gamma düzeltmesi,



• İlk ve ikinci görüntünün histogramları bastırıp analiz edildi.



• Son olarak thresholdlama uygulandı. Burada threshold metodonun adaptif seçilmesi ile, threshold değerinin yanlış seçilmesi durumunda içerik kaybı önlendi.



- İşlemler sonucunda görseldeki yazının okunurluğunda gelişme oldu.
- Yazının görsele daha doğru hizalanması için skew correction uygulanabilir.

```
import cv2
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
from utils import show_hist
from utils import img_read
```

```
img_org = img_read('../images/png/printedtext.png', ret_gray=True)
show_hist(img_org)
```

```
img = np.copy(img_org)
# Linear Transformation
# Contrast stretching
def contrast_stretch(img):
   out = (img-img.min())/(img.max()-img.min())
   return ((out) * 255).astype(np.uint8)
img = contrast_stretch(img)
plt.title('Contrast Stretch')
show_hist(img, title='Contrast Stretched', cumulative=False)
plt.show()
# Gamma Transformation
def adjust_gamma(image, gamma=1.0):
   # build a lookup table mapping the pixel values [0, 255] to
   invGamma = 1.0 / gamma
   table = np.array([((i / 255.0) ** invGamma) * 255
       for i in np.arange(0, 256)]).astype("uint8")
   # apply gamma correction using the lookup table
   return np.take(table, image)
qamma = 3.
img = adjust gamma(img, gamma)
plt.imshow(img, cmap='gray')
plt.title(f'Gamma {gamma}')
show_hist(img, title=f'Gamma {gamma}')
plt.show()
# Histogram Equalization
img = cv2.equalizeHist(img)
plt.title('Histogram Equalization cv2')
show hist(img, title='Histogram Equalization cv2')
plt.show()
```

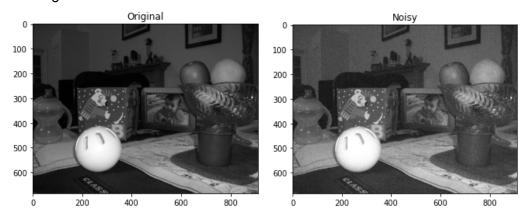
```
## Thresholding
def threshold_img(img, method="mean"):
   if isinstance(method, int):
       th_value = method
   elif method == "mean":
       th value = img.mean()
   elif method == "median":
       th_value = np.median(img)
   return ((img > th_value) *255).astype(np.uint8)
img_th = threshold_img(img, method="mean")
plt.imshow(img_th, cmap='gray')
plt.show()
th , img_th = cv2.threshold(img, thresh=0, maxval= 255, type=cv2.THRESH_OTSU)
plt.imshow(img_th, cmap='gray')
plt.title('THRESH_OTSU')
plt.show()
img_th = cv2.adaptiveThreshold(img, 255,
cv2.ADAPTIVE THRESH GAUSSIAN C,cv2.THRESH BINARY,11,2) #imgf contains Binary image
plt.title('adaptiveThreshold')
plt.imshow(img_th, cmap='gray')
plt.show()
```

Ödev 3:

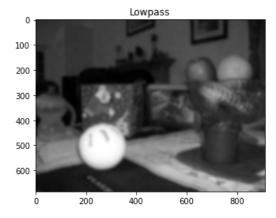
"images/png/toysflash.png" görüntüsünü gri düzey bir görüntüye çevirip üzerine Gauss gürültüsü ekleyiniz. Eklediğiniz gürültüyü temizlemek için standart sağması 5 olan bir Gauss filtre oluşturunuz ve alçak geçirgen filtreleme işlemini gerçekleştiriniz. Görüntünün orijinal, gürültü eklenmiş ve filtrelenmiş durumları için 3-B grafiğini çizdiriniz. Ardından filtrelenmiş görüntünün x ve y eksenlerindeki kısmi türevlerini hesaplayıp eğim genliği ve eğim açısı görüntülerini oluşturunuz. Açı görüntüsü içerisinden açısı π , π /2, π /3 ve 2π /3 olan açıları çekip ayrı görüntüler oluşturunuz ve ekrana bastırınız. Açı görüntülerinin genlik görüntüsüne bağlı olarak nasıl oluştuğunu değerlendiriniz.

Sonuçlar ve Yorum:

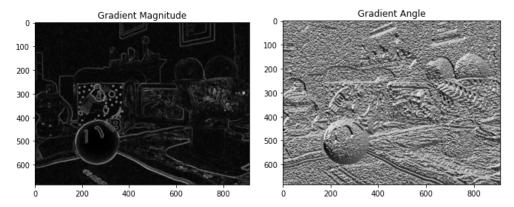
 "images/png/toysflash.png" görüntüsünü gri düzey bir görüntü olarak okunup üzerine Gauss gürültüsü eklendi.



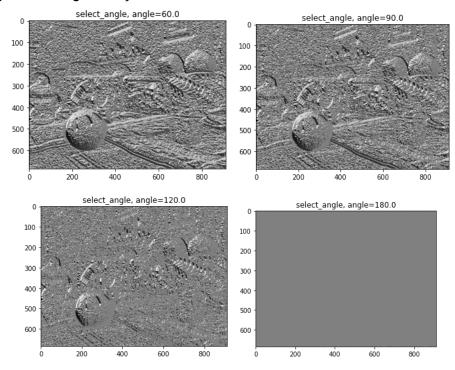
• gürültüyü temizlemek için standart sağması 5 olan bir Gauss filtre ile alçak geçiren filtreleme uygulandı.



• Filtrelenmiş görüntünün x ve y eksenlerindeki kısmi türevlerini hesaplayıp eğim genliği ve eğim açısı görüntülerini oluşturuldu.



• Açı görüntüsü içerisinden açısı π , $\pi/2$, $\pi/3$ ve $2\pi/3$ olan açıları çekip ayrı görüntüler oluşturuldu ve görselleştirildi.



 Açı görüntülerinin genlik görüntüsünün farklı detay seviyelerinde oluştuğu gözlemlendi.

```
import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

from utils import img_read, show_hist

img_org = img_read('../images/png/toysflash.png', ret_gray=True)

def add_noise(img, noise_mult=0.2):
    noise = np.random.randint(0, 256, img.shape)
```

```
noisy = np.clip(img + noise_mult*noise, 0, 255)
    return noisy

img_noise = add_noise(img_org, noise_mult=0.2)
```

```
from scipy import signal
def gaussian kernel(size=(10, 10), center=None, sigma=50.):
   It produces single gaussian at expected center
   :param center: the mean position (X, Y) - where high value expected
   :param size: The total image size (width, height)
   :param sigma: The sigma value
   :return:
   if isinstance(size, int):
       size = (size, size)
   if center is None:
       center = (size[0]//2, size[1]//2)
   x_{axis} = np.linspace(0, size[0]-1, size[0]) - center[0]
   y axis = np.linspace(0, size[1]-1, size[1]) - center[1]
   xx, yy = np.meshgrid(x_axis, y_axis)
   kernel = np.exp(-0.5 * (np.square(xx) + np.square(yy)) / np.square(sigma))
   plt.imshow(kernel)
   plt.show()
   return kernel
gauss_kernel = gaussian_kernel(size=5)
lowpass = cv2.filter2D(img_noise, -1, gauss_kernel)
```

```
plt.imshow(img_org, cmap='gray')
plt.title('Original')
plt.show()

plt.imshow(img_noise, cmap='gray')
plt.title('Noisy')
plt.show()

plt.imshow(lowpass, cmap='gray')
plt.title('Lowpass')
plt.show()
```

```
def sobel_edge_detection(image, filter, verbose=False):
    #new_image_x = convolution(image, filter, verbose)
    new_image_x = cv2.filter2D(image, -1, filter)
    if verbose:
        plt.imshow(new_image_x, cmap='gray')
        plt.title("Horizontal Edge")
        plt.show()
```

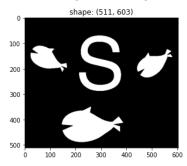
```
#new image y = convolution(image, np.flip(filter.T, axis=0), verbose)
   new_image_y = cv2.filter2D(image,-1, np.flip(filter.T, axis=0))
   if verbose:
       plt.imshow(new_image_y, cmap='gray')
       plt.title("Vertical Edge")
       plt.show()
   gradient_magnitude = np.sqrt(np.square(new_image_x) + np.square(new_image_y))
   gradient_magnitude *= 255.0 / gradient_magnitude.max()
   gradient_angle = np.arctan2(new_image_y, new_image_x)
   if verbose:
       plt.imshow(gradient_magnitude, cmap='gray')
       plt.title("Gradient Magnitude")
       plt.show()
       plt.imshow(gradient angle, cmap='gray')
       plt.title("Gradient Angle")
       plt.show()
   return gradient_magnitude, gradient_angle
{	t gradient_magnitude, gradient_angle = sobel_edge_detection(lowpass, np.array([[1, 0, -1], [2, ]))}
0, -2], [1, 0, -1]]), verbose=True)
x, y = pol2cart(gradient_magnitude, gradient_angle)
grad image = np.hypot(x, y)
print(grad_image.shape)
plt.title("Gradient Image")
def select polar angle(angle, threshold):
    return np.where(np.abs(angle) < threshold, 0, angle)</pre>
PI = np.pi
angles = [PI, 2*PI/3, PI/2, PI/3,]
for angle in angles:
   select_angle = select_polar_angle(gradient_angle, angle)
   plt.imshow(select_angle, cmap='gray')
   plt.title(f"select_angle, angle={(angle/PI)*180}")
   plt.show()
```

Ödev 4:

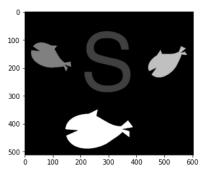
"images/sharks.png" görüntüsünü açıp ikili bir görüntü elde ediniz. Görüntü üzerinde daire şeklinde bir yapısal eleman kullanarak açma (opening) işlemi gerçekleştiriniz. Ardından görüntü üzerinde bağlı bileşen etiketleme algoritmasını çalıştırıp her bir etiketin farklı bir renkte gösterildiği etiket görüntüsünü oluşturunuz. Algoritma neticesinde görüntüde kaç adet köpek balığı sayıldığını belirtiniz.

Sonuçlar ve Yorum:

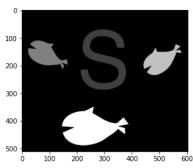
• "images/sharks.png" görüntüsünü açıp ikili bir görüntü elde edildi.



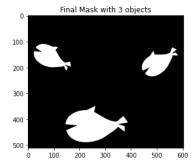
 Görüntü üzerinde daire şeklinde bir yapısal eleman kullanarak açma (opening) işlemi gerçekleştirildi.



 Görüntü üzerinde bağlı bileşen etiketleme algoritmasını çalıştırıp her bir etiketin farklı bir renkte gösterildiği etiket görüntüsünü oluşturuldu.



• Bağlı bileşen analizinin filtrelenmesi ile görüntüde kaç adet köpek balığı olduğunu belirten algoritma yazıldı.



```
import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from utils import img_read, show_hist
img = img_read('../images/sharks.png', ret_gray=True)
np.unique(img)
def circular opening morph(img, kernel size=3, iterations=1):
   kernel = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH ELLIPSE, (kernel size, kernel size))
   return cv2.morphologyEx(img, cv2.MORPH_OPEN, kernel, iterations=iterations)
img open = circular opening morph(img, kernel size=3, iterations=2)
plt.imshow(img_open, cmap='gray')
plt.title('Circular opening morph')
import scipy.ndimage.measurements as measurements
#Connected component labeling
def connected components(img, connectivity=8):
   Connected component labeling.
   Parameters:
   img: 2d array
       Binary image.
   connectivity: int
       Connectivity of the graph.
    labels: 2d array
       Labels of the connected components.
   nbr objects: int
       Number of objects.
   labels, nbr objects = measurements.label(img)
   print ("Number of objects:", nbr_objects)
   plt.imshow(labels, cmap='gray')
   print("unique:", np.unique(labels))
    return labels, nbr_objects
connected_components = connected_components(img)
output = cv2.connectedComponentsWithStats(img, 8, cv2.CV_32S)
(numLabels, labels, stats, centroids) = output
the license plate
mask = np.zeros(img.shape, dtype="uint8")
object count = 0
# loop over the number of unique connected component labels
for i in range(1, numLabels):
   # if this is the first component then we examine the
    # *background* (typically we would just ignore this
   # component in our loop)
```

```
text = "examining component {}/{} (background)".format(
           i + 1, numLabels)
    # otherwise, we are examining an actual connected component
        text = "examining component {}/{}".format( i + 1, numLabels)
    # print a status message update for the current connected
   print("[INFO] {}".format(text))
    # extract the connected component statistics and centroid for
   x = stats[i, cv2.CC STAT LEFT]
   y = stats[i, cv2.CC_STAT_TOP]
   w = stats[i, cv2.CC_STAT_WIDTH]
   h = stats[i, cv2.CC_STAT_HEIGHT]
   area = stats[i, cv2.CC_STAT_AREA]
   (cX, cY) = centroids[i]
   print("area: ",area)
   print(f"width:{w}, height:{h}")
    # a bounding box surrounding the connected component along with
   output = img.copy()
   cv2.rectangle(output, (x, y), (x + w, y + h), (0, 255, 0), 3)
   cv2.circle(output, (int(cX), int(cY)), 10, (0, 0, 255), -1)
    # nor too big
   keepWidth = w > 5 \# and w < 50
   keepHeight = h < 150 \# and h > 0
   keepArea = area > 500 # and area < 1500
    # ensure the connected component we are examining passes all
    # three tests
    if all((keepWidth, keepHeight, keepArea)):
        # construct a mask for the current connected component and
       print("[INFO] keeping connected component '{}'".format(i))
        componentMask = (labels == i).astype("uint8") * 255
       mask = cv2.bitwise_or(mask, componentMask)
       object_count += 1
plt.imshow(mask, cmap='gray')
plt.title(f"Final Mask with {object_count} objects")
plt.show()
```