پاسخ تمرین دهم

سوال دوم: الف) استخراج اشيا تصوير سه كاناله:

منبع: OpenCV: Contours : Getting Started بالمانية https://docs.opencv.org/4.x/d1/d32/tutorial py contour properties.html قبل از هر چيز اگر کتابخانه ای را نصب نداريم، آن را با دستور pip install! نصب ميکنيم:

- pip install keras-visualizer
- Cooking in indexes: https://pypi.org/simple, https://us-python.pkg.dev/colab-wheels/public/simple/Collecting keras-visualizer
 Downloading keras_visualizer-2.4-py3-none-any.whl (5.4 kB)
 Installing collected packages: keras-visualizer
 Successfully installed keras-visualizer-2.4

سپس import های لازم قرار داده شده را اجرا کردیم.

برای پیاده سازی تابع compactness ابتدا باید تصویر را تک کاناله یا خاکستری کنیم که من از Otsu برای اینکار استفاده کردم. سپس Contour های آن را بیابیم و با استفاده از آن محیط و مساحت شکل مورد نظر را پیدا کنیم بعد اشیا را استخراج کنیم.

```
1 def compatness(image):
2    gray = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
5    blurred = cv2.GaussianBlur(gray,(5,5),0)
4
5    _, OTsu = cv2.threshold(gray,0,255,cv2.THRESH_BINARY+cv2.THRESH_OTSU)
6    countors, _ = cv2.findContours(OTsu.copy(), cv2.RETR_TREE, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
7    max_countor = max(countors, key=cv2.contourArea)
8    S = 4 * np.pi * float(cv2.contourArea(max_countor))
9    P = cv2.arcLength(max_countor, closed=True)
10    P = P**2
11    compactness_score = S / P
12    return compactness_score
```

برای تکمیل تابع eccentricity هم باید مراحل بالا را تا پیدا کردن contour ها انجام دهیم، سپس از تابع eccentricity برای فیت کردن یک بیضی روی یک بیضی روی یک شی استفاده میکنیم. این تابع کانتور ها را در ورودی میگیرد و در خروجی (x,y) را به عنوان مرکز بیضی و (majorAxis, minorAxis) به عنوان قطر کوچک و بزرگ بیضی و angle را به عنوان زاویه ی چرخش بیضی برمیگرداند. برای اینکه این تابع درست کار کند و ارور ندهد و بتواند حداقل ۵ کانتور در همه ی تصاویر پیدا کند اعداد مختلفی را برای حذف نویز امتحان کردم و در نهایت چون نتیجه نگرفتم برای حالت هایی که کمتر از ۵ نقطه پیدا میشود ۱- ریترن کردم.

```
def eccenticity(image):
    gray = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
    blurred = cv2.GaussianBlur(gray,(5,5),0)

__, OTsu = cv2.threshold(blurred,0,255,cv2.THRESH_BINARY+cv2.THRESH_OTSU)
    countors, _ = cv2.findContours(OTsu.copy(), cv2.RETR_TREE, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
    max_countor = max(countors, key=cv2.contourArea)
    if len(max_countor) < 5:
        return -1
    ((x,y), (majorAxis, minorAxis), angle) = cv2.fitEllipse(max_countor)
    eccentricity_score = np.sqrt(1 - (majorAxis / minorAxis)**2)
    return eccentricity_score</pre>
```

برای تکمیل بخش solidity هم ابتدا همان مراحل قبل را تا پیدا کردن کانتور ها ادامه میدهیم سپس از تابع cv2.convexHull استفاده میکنیم و فرمول مربوطه را پیاده سازی مینماییم.

مهدیه نادری: ۹۸۵۲۲۰۷۶

پاسخ تمرین دهم

```
def solidity(image):
    gray = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
    blurred = cv2.GaussianBlur(gray,(5,5),0)

__, OTsu = cv2.threshold(blurred,0,255,cv2.THRESH_BINARY+cv2.THRESH_OTSU)
    countors, _ = cv2.findContours(OTsu.copy(), cv2.RETR_TREE, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
    max_countor = max(countors, key=cv2.contourArea)
    S = float(cv2.contourArea(max_countor))
    convex = cv2.convexHull(max_countor)
    hS = cv2.contourArea(convex)
    solidity_score = S / hS
    return solidity_score
```

سوال دوم: ب) محاسبه ی هیستوگرام LBP:

منبع: (scikit-image.org) منبع: https://numpy.org/doc/stable/reference/generated/numpy.histogram.html

ابتدا تصویر را تک کاناله میکنیم. سپس با تابع local_binary_pattern(img, n_points, radius, METHOD) هیستوگرام lbp آن را حساب میکنیم. سپس از تابع numpy.histogram(a, bins=10, range=None, density=None, weights=None) برای محاسبه ی هیستوگرام استفاده کردیم. این تابع دو خروجی دارد که اولی آرایه ای شامل مقادیر هیستوگرام و دومی آرایه ای از bin edge هاست.

```
1 def histogram_of_LBP(image, numPoints, radius, eps=1e-7):
2    one_channel_image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
3    bins = np.arange(0, numPoints + 3)
4    range = (0, numPoints + 2)
5    lbp = feature.local_binary_pattern(one_channel_image, numPoints, radius, "uniform")
6    hist, bin_edges= np.histogram(lbp.ravel(), bins=bins, range=range)
7    hist_values = hist.astype("float")/(hist.astype("float").sum() + eps)
8    return hist_values
```

سوال دوم: ج) خواندن دیتا و آموزش و تست

توابع پیاده سازی شده را با استفاده از تابع validating_func رو دو تا از تصویر ها امتحان کردم:

```
1 validating_func("dataset/ship/2196336.jpg", "dataset/airplane/airplane1.jpg")

Result for ship image:
compatness is : 0.19646747199902298 eccenticity is : 0.9934357842652797 solidity is : 0.8249648052557484

Result for airplane image:
compatness is : 0.16123865611799323 eccenticity is : 0.7850845697375121 solidity is : 0.9248123180500923
```

سوال دوم: د) استخراج ویژگی تصاویر:

برای تکمیل تابع get_featureMatrix باید اطلاعات تصاویر را به صورت آرایه ای ذخیره کنیم.

```
def get_featureMatrix(data):
    feature_matrix = []
    data = np.array(data)
    for im in data:
        im = np.array(im)
        h = [compatness(im), eccenticity(im), solidity(im), histogram_of_LBP(im, 8, 1)[0], histogram_of_LBP(im, 8, 1)[1]]
    feature_matrix.append(h.copy())
    return np.array(feature_matrix)
```

و در نهایت مدل خواسته شده را به صورت زیر ساختیم:

```
مهدیه نادری: ۹۸۵۲۲۰۷۶
```

پاسخ تمرین دهم

```
1 print(feature_matrix_train)
2 classifier = svm.LinearSVC()
3 classifier.fit(feature_matrix_train, y_train)

[[0.5107296   0.83043092  0.9568531   0.02152423  0.05233578]
  [0.39202215  0.59742074  0.92268966  0.02192283  0.04944595]
  [0.04285039  0.92610289  0.52283276  0.03623246  0.07101004]
...
  [0.43334203  0.95968813  0.91408771  0.02331792  0.0411352 ]
  [0.41540985  0.84036864  0.84261964  0.02321827  0.04444356]
  [0.10148655  0.29208802  0.80157453  0.02547034  0.06305804]]
LinearSVC()
```

سوال دوم: ح)

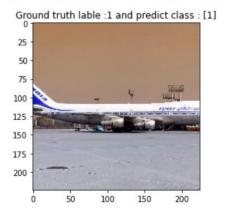
```
1 #test on test dataset
2 test_feature = get_featureMatrix(x_test)
3 test_label = classifier.predict(test_feature)
4 accuracy = accuracy_score(y_test, test_label)
5 print('accuracy on test data set:', accuracy*100, '%')
```

accuracy on test data set: 78.125 %

دقت مدل روی داده ی تست ۷۸ درصد شد.

سوال دوم: خ)

```
1 #test visualize
2 index = random.randint(0, len(x_test)-1)
3 prediction = classifier.predict(get_featureMatrix(np.array([x_test[index]])))
4 plt.title(f"Ground truth lable :{y_test[index]} and predict class : {prediction}")
5 plt.imshow(x_test[index])
6 plt.show()
```



در این نمونه ی رندوم که عکس هواپیما است باید خروجی ۱ میشد که مدل درست تشخیص داده و ۱ برگردانده است .