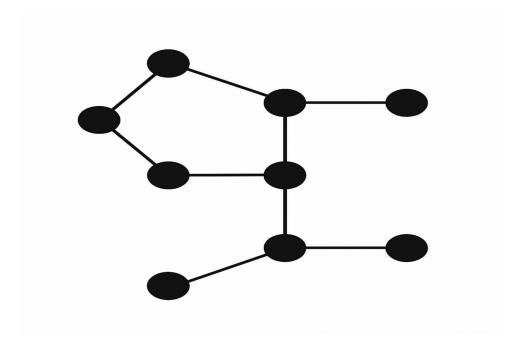
• مدرس محمد کهکشانی (مدرس رسمی دانشگاه هاروارد)

مولفه های متصل (connected components):

مفهوم connected components (اجزای متصل) در کتابخانه OpenCV ارتباط مستقیم و نزدیکی با نظریه گرافها مفهوم (اجزای متصل در گراف میپردازیم، سپس آن را به کاربرد در پردازش (Graph Theory) دارد. در ادامه، ابتدا به بیان مفهوم اجزای متصل در گراف میپردازیم، سپس آن را به کاربرد در پردازش تصویر و پیادهسازی در OpenCV ربط میدهیم.

در نظریه گراف می توان گفت که یک گراف مجموعهای از رؤوس (نقاط) و یالها (ار تباطات بین نقاط) است. اگر بتوان از هر رأس به رأس دیگری با پیمایش یالها رسید (مستقیم یا غیرمستقیم)، آن مجموعه از رؤوس یک جزء متصل Connected رأس به رأس دیگری با پیمایش یالها رسید (مستقیم یا غیرمستقیم)، آن مجموعه از گراف است که همه ی نقاط درون آن به نوعی با هم ارتباط دارند، اما هیچ ارتباطی با نقاط بیرونی ندارند.



در پردازش تصویر، یک تصویر (مثلاً سیاه و سفید یا دودویی) را میتوان به عنوان یک گراف در نظر گرفت که در آن **هر پیکسل** یک رأس است و یالها بین پیکسلهای مجاور (طبق تعریف همسایگی 4-تایی یا 8-تایی) وجود دارند.

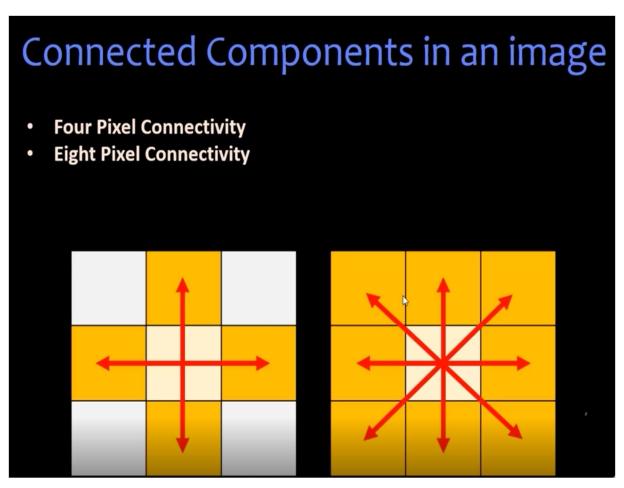
• مدرس محمد کهکشانی (مدرس رسمی دانشگاه هاروارد)

در تعریف همسایگی می توان گفت:

4-connected فقط بالا، يايين، چپ و راست

8-connected بالا، پایین، چپ، راست، و چهار گوشه

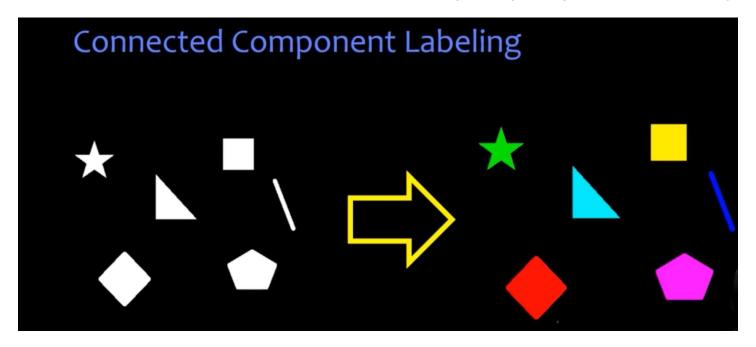
به عبارتی ما می توانیم به شکل خیلی ساده برای بررسی میزان اتصال همسایه ها به هم شبیه یک گراف از دو مفهوم چهار یا هشت همسایه در کنار هم استفاده کنیم.



بنابراین می توان گفت نواحی پیوستهای از پیکسلها که دارای مقدار مشابه (مثلاً همه سفید یا همه سیاه) هستند و از طریق همسایگی مشخص به هم متصل اند، یک جزء متصل را تشکیل میدهند.

• مدرس محمد کهکشانی (مدرس رسمی دانشگاه هاروارد)

بنابرای اگر این عملیات را بر روی اشکال مختلف اعمال کنیم می توانیم انتظار داشته باشیم که برای هر شکل که با استفاده از این مولفه به دست آمده است یک رنگ خاص اختصاص بیابد.



به طور کلی از connected components برای انجام عملیات زیر استفاده می شود:

- تشخیص و شمارش اشیاء در تصویر
- حذف نویزهای کوچک (با حذف اجزای کوچکتر از یک آستانه)
 - تحلیل ساختاری تصویر
 - بخشبندی تصویر Image Segmentation

• مدرس محمد کهکشانی (مدرس رسمی دانشگاه هاروارد)

مثال:

با استفاده از کد زیر می توان عملیات مولفه های متصل را انجام داد:

```
import cv2
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
# read image as gray
img = cv2.imread('images/shapes.png',0)
# threshold
_, binary = cv2.threshold(img, 127, 255, cv2.THRESH_BINARY)
# run connected
num labels, labels4 = cv2.connectedComponents(binary,connectivity = 4)
num_labels, labels8 = cv2.connectedComponents(binary,connectivity = 8)
# Normalize labels
normal4 = cv2.normalize(labels4, None,0, 255, cv2.NORM_MINMAX).astype(np.uint8)
normal8 = cv2.normalize(labels8, None,0, 255, cv2.NORM MINMAX).astype(np.uint8)
# Coloring each component
color4 = cv2.applyColorMap(normal4, cv2.COLORMAP JET)
color8 = cv2.applyColorMap(normal8, cv2.COLORMAP JET)
# plot
plt.figure(figsize=[10,8])
plt.subplot(131);plt.imshow(binary, cmap='gray');plt.title('Original')
plt.subplot(132);plt.imshow(color4);plt.title('connected4')
plt.subplot(133);plt.imshow(color8);plt.title('connected8')
```

بیایید این کد را با هم برسی کنیم:

در این کد ما هر دو شرط 4 و 8 همسایگی را به عنوان مثال مطرح نموده ایم. اما انتخاب هر یک از این دو مولفه بستگی به عکس مورد نظر دارد.

در مرحله اول عکس را به شکل خاکستری خوانده ایم و عملیات thresholdin را روی آن اعمال کرده ایم تا مطمئن شویم عکس باینری است چرا که عملیات مولفه های متصل فقط بر روی عکس های باینری اجرا میشود.

• مدرس محمد کهکشانی (مدرس رسمی دانشگاه هاروارد)

8 در مرحله بعد از فانکشن مربوط به عملیات مولفه های متصل استفاده نموده ایم که در آن یکبار از 4 همسایگی و یکبار از 8 همسایگی استفاده نموده ایم:

```
num_labels, labels4 = cv2.connectedComponents(binary,connectivity = 4)
num_labels, labels8 = cv2.connectedComponents(binary,connectivity = 8)
```

در این خط:

connectedComponents ♦ به دنبال اجزای سفید متصل در تصویر باینری می گردد.

♦دو نوع اتصال بررسي مي شود:

- connectivity=4 → فقط بالا، پایین، چپ، راست همسایه هستند.
 - connectivity=8 → همسایگان قطری هم حساب می شوند.

♦خروجي:

- num_labels: به عبارتی اگر در تصویر 3 ناحیه مجزا num_labels : داشته باشیم مقدار این متغیر برابر با 4 است 2 شامل 3 جسم و یک پس زمینه خواهد بود.
- labels4, labels8 تصاویری با برچسب عددی برای هر جزء جداگانه به عبارتی مقدار داخل این متغیر یک آرایه است با ابعادی برابر با ابعاد تصویر ورودی که در آن هر پیکسل با توجه به اینکه متعلق به کدام جز متصل است یک عدد صحیح یا لیبل دریافت می کند:

در این آرایه پیکسل هایی که به پس زمینه تعلق دارند 0 و سایر اجزا مقدار 1 را دارند.

```
    normal4 = cv2.normalize(labels4, None,0, 255, cv2.NORM_MINMAX).astype(np.uint8)
    normal8 = cv2.normalize(labels8, None,0, 255, cv2.NORM_MINMAX).astype(np.uint8)
```

در مرحله بعد با هدف نمایش عکس جدید و ویژوال کردن آن از این خط کد استفاده می شود که توسط آن ماتریس های lable4 و اولاد مرحله بعد با هدف نمایش عکس جدید و ویژوال کردن آن از این خط کد استفاده می شود که توسط آن ماتریس و lable8 و به صورت یک عکس نرمال می شوند. بنابراین این تابع از lable8 مقدارهای موجود در ماتریس (Normalize) را از بازه ی اصلی شان (مثلاً بین 0 تا 3 یا هر مقدار دیگر) به بازه ی جدید بین 0 و 255 نگاشت (Normalize) می کند.

labels4 ماتریسی از برچسبهای اجزای متصل که از تابع connectedComponentsآمده.

OpenCV به OpenCV می گوید که خروجی را در یک ماتریس جدید برگرداند) و نه روی ماتریس موجود overwrite کند.

• مدرس محمد کهکشانی (مدرس رسمی دانشگاه هاروارد)

0, 255 بازهی مقصد برای نرمالسازی.

مقادیر را به 0 و بیشینه را به 0 و سایر مقادیر و سایر مقادیر و سایر مقادیر را په 0 و بیشینه را به 0 و بیشینه را به 0 دارد.

```
color4 = cv2.applyColorMap(normal4, cv2.COLORMAP_JET)
color8 = cv2.applyColorMap(normal8, cv2.COLORMAP JET)
```

در نهایت با استفاده از این کد یک colormap بر روی تصویر خاکستری اجاد کرده و آن را رنگی می کنیم.

- labels4 الماري 8 بيتى در بازەى 0 تا 255 (كه در مرحلهى قبل با 255 الماري 8 بيتى در بازەى 0 بهدست آمده.(
- \rightarrow نوع "JET" که به هر مقدار خاکستری، یک رنگ از طیف آبی $\mathrm{colormap}$ یک $\mathrm{cv2.COLORMAP_JET}$ که به هر مقدار خاکستری، یک رنگ از طیف آبی $\mathrm{colormap}$ سبز $\mathrm{colormap}$ زرد $\mathrm{colormap}$ می دهد.

خروجي:

• :color4: پک تصویر رنگی (BGR) که نمای بصری جذاب تری از اجزای متصل را ارائه می دهد. هر برچسب رنگ متفاوتی خواهد داشت (بسته به مقدار نرمال شده آن).