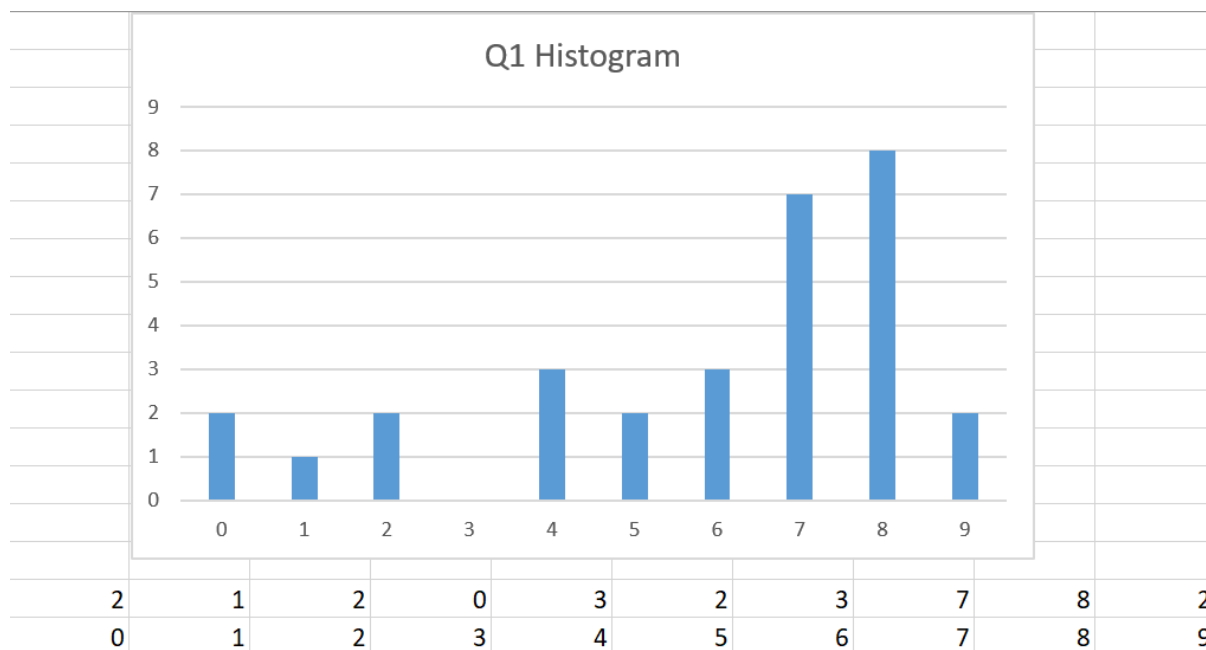


۱.

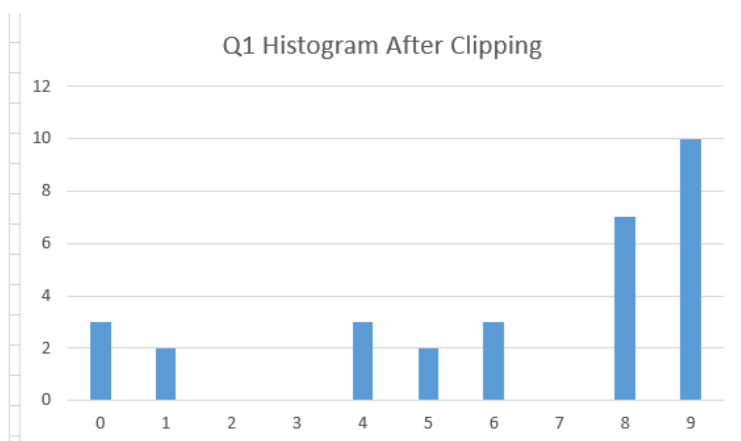
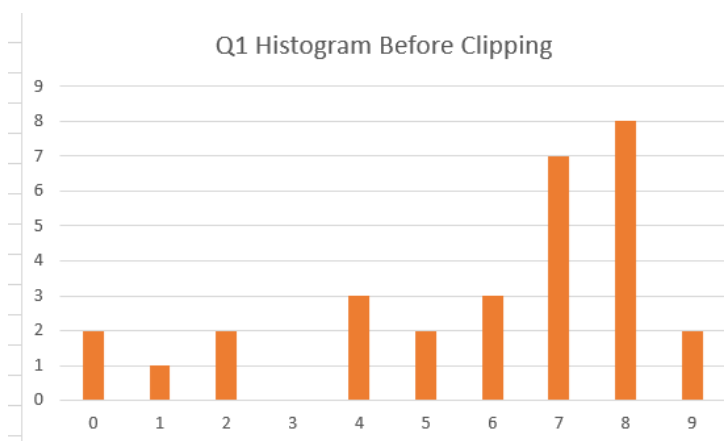


### هیستوگرام تصویر اصلی

رابطه برش هیستوگرام با ۱۰٪ مولفه‌ها:  $\left( \frac{f(x,y) - f_{10}}{f_{90} - f_{10}} \right) (MAX - MIN) + MIN$

$$10\% \times 30 = 3 \Rightarrow \begin{cases} f_{10} = 1 \\ f_{90} = 8 \end{cases}$$

$$\left( \frac{f(x,y) - 1}{8 - 1} \right) (9 - 0) + 0 = \frac{9}{7} (f(x,y) - 1)$$



تعداد هر رنگ در تصویر اصلی	2	1	2	0	3	2	3	7	8	2
مقدار رنگ	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
بعد از برش	-1.2857	0	1.28571	2.57143	3.85714	5.14286	6.42857	7.71429	9	10.2857
بعد از برش و محدودسازی مقادیر	0	0	1.28571	2.57143	3.85714	5.14286	6.42857	7.71429	9	9
بعد از برش و محدودسازی و رندکردن	0	0	1	3	4	5	6	8	9	9
تعداد هر رنگ بعد از برش	3	2	0	0	3	2	3	0	7	10
مقدار رنگ	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9

تصویر برش یافته:

8	8	9	9	9	9
1	0	4	4	4	9
8	0	5	5	1	9
9	0	6	9	9	8
9	8	6	6	8	8

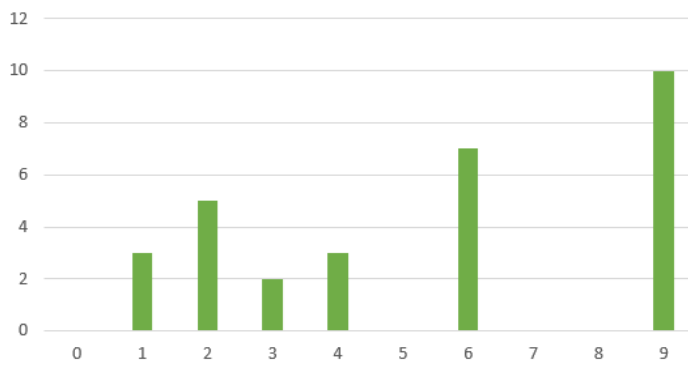
عمل متعادل سازی روی هیستوگرام تصویر برش یافته:

$k$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
$n_k$	3	2	0	0	3	2	3	0	7	10
$\sum_{j=0}^k n_j$	3	5	5	5	8	10	13	13	20	30
$\sum_{j=0}^k \frac{n_j}{n}$	$\frac{3}{30}$	$\frac{5}{30}$	$\frac{5}{30}$	$\frac{5}{30}$	$\frac{8}{30}$	$\frac{10}{30}$	$\frac{13}{30}$	$\frac{13}{30}$	$\frac{20}{30}$	$\frac{30}{30}$
$(L-1) \sum_{j=0}^k \frac{n_j}{n}$	0.9	1.5	1.5	1.5	2.4	3	3.9	3.9	6	9
Round	1	2	2	2	2	3	4	4	6	9

تصویر نهایی:

6	6	9	9	9	9
2	1	2	2	2	9
6	1	3	3	2	9
9	1	4	9	9	6
9	6	4	4	6	6

Final Image Histogram



هیستوگرام نهایی:

تعداد رنگ در تصویر نهایی	0	3	5	2	3	0	7	0	0	10
مقدار رنگ	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
مقدار رنگ در تصویر نهایی	1	2	2	2	2	3	4	4	6	9
تعداد رنگ در تصویر برش یافته	3	2	0	0	3	2	3	0	7	10
مقدار رنگ در تصویر برش یافته	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9

## ۲.الف.

ابتدا تعداد موجود از هر رنگ در تصویر را شمردم و در  $cnt[color]$  ذخیره کردم سپس توزیع تجمعی رنگ‌ها را در  $cdf$  محاسبه و ذخیره کردم.

مقادیر بدست‌آمده در  $cdf$  را ضربدر  $L-1$  و تقسیم بر  $n$  کردم و بعد از رند کردن به نزدیک‌ترین عدد صحیح در  $equalized\_vals$  ریختم. حالا باید همه‌ی رنگ‌های  $k$  در تصویر به  $equalized\_vals[k]$  تبدیل بشوند که در نهایت با انجام این کار  $output\_image$  را ساختم.

```
#####
# Your code
# Start

L = 256 # Number of colors
height = image.shape[0]
width = image.shape[1]
n = height * width # Number of pixels

cnt = np.zeros((L,), dtype=int)

for line in image:
    for pixel in line:
        cnt[pixel] += 1

cdf = np.zeros((L,), dtype=int)
cdf[0] = cnt[0]
for color in range(1, L):
    cdf[color] = cdf[color - 1] + cnt[color]

equalized_vals = np rint(cdf * (L - 1) / n).astype(np.int32)

output_image = np.zeros((height, width), dtype=np.uint8)

for i in range(height):
    for j in range(width):
        output_image[i][j] = equalized_vals[image[i][j]]

# End
```

```
# START
equ = hist_eu(img)
# END

res = np.hstack((img, equ)) #stacking images side-by-side

plt.figure(figsize=(16, 16))
plt.imshow(res, cmap='gray')
```

<matplotlib.image.AxesImage at 0x154c9ce9e48>



خروجی حاصل از تابع متعادل‌سازی نوشته شده (تصویر سمت راست) در کنار تصویر اصلی (تصویر سمت چپ)

```
# START
equ = cv2.equalizeHist(img)
# END

res = np.hstack((img, equ)) #stacking images side-by-side

plt.figure(figsize=(16, 16))
plt.imshow(res, cmap='gray')
```

: <matplotlib.image.AxesImage at 0x154c9d672c8>



## خروجی حاصل از تابع متعادل سازی *opencv* (تصویر سمت راست) در کنار تصویر اصلی (تصویر سمت چپ)

از مقایسه خروجی صفحه قبل و خروجی بالا می توان دید تفاوت چندانی بین خروجی تابع نوشته شده توسط من و خروجی تابع *equalizeHist* خود *OpenCV* وجود ندارد که احتمالاً بخاطر ساز و کار مشابه متعادل سازی در هر دو است.

## ۲.ب.

```
# START
clh = CLAHE(img, (8, 8), 5)
# END

res = np.hstack((img, clh)) #stacking images side-by-side

plt.figure(figsize=(16, 16))
plt.imshow(res, cmap='gray')
```

<matplotlib.image.AxesImage at 0x1c2442bdfc8>



نتیجه بدست آمده دارای جزئیات بسیار بیشتری نسبت به خروجی قسمت قبل (متعادل سازی) است که بدلیل بهبود کنتراست هر بخش از تصویر متناسب با روشنایی همان قسمت از تصویر در توابع متعادل سازی سازگار مثل *CLAHE* است. مثلاً در مورد شاخه های درخت، بازتابشان در رودخانه، بوته ها و سنگچین پل این بهبود جزئیات کاملاً مشهود است.



تصویر اصلی

خروجی تابع متعادل سازی خودم



تصویر اصلی

خروجی تابع متعادل سازی *OpenCV*

مشابه نتیجه بدست آمده روی تصویر *River* در اینجا هم تفاوت چندانی بین تابع متعادل سازی نوشته شده و تابع خود *OpenCV* دیده نمی شود و هر دو، کنتراست تصویر را بهبود داده اند.



**تصویر اصلی**

**خروجی تابع CLAHE**

کنتراست تصویر نه تنها نسبت به تصویر اصلی بهبود یافته است بلکه نسبت به خروجی متعادل سازی صفحه قبل هم بهتر شده است که از مقایسه ساختمان های کنار و حاشیه قلعه اصلی کاملاً مشخص است.

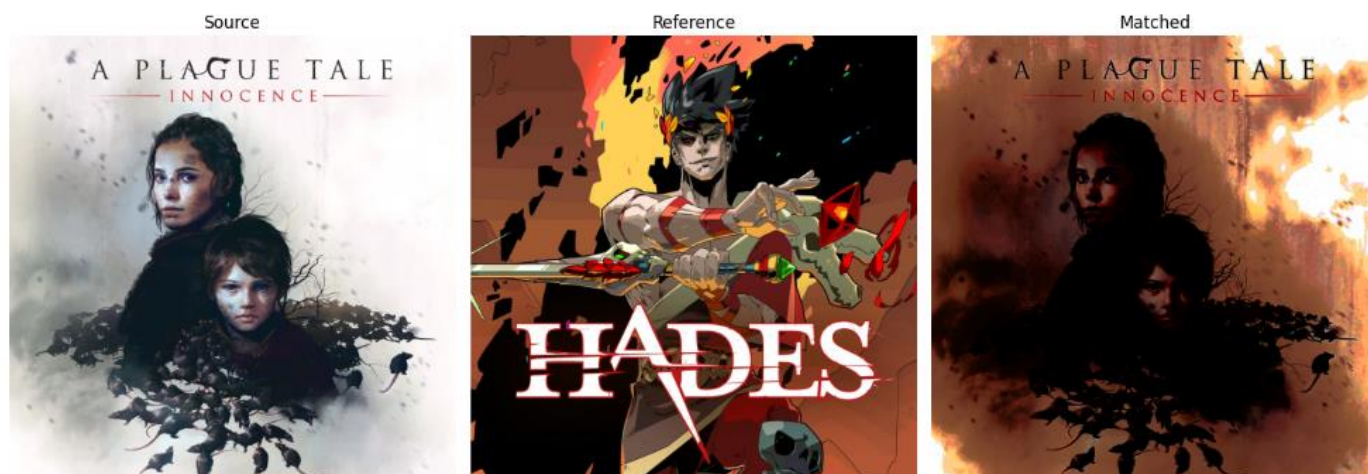
**۲.ت.** خیر، اگر متعادل سازی را روی هر کانال جداگانه انجام دهیم تناسب بین نسبت رنگ سبز و قرمز و آبی هر پیکسل را به هم می زنیم و بجای بهبود روشنایی ممکن است ماهیت خود رنگ های موجود در تصویر را به هم بزنیم و در برخی نقاط رنگ های غیرواقعی ایجاد کنیم. یک راه حل جایگزین می تواند تبدیل تصویر از فضای رنگی *RGB* به فضای رنگی دیگری باشد که شدت روشنایی را از مولفه های رنگی جدا کند تا بتوانیم فقط روی شدت روشنایی متعادل سازی انجام دهیم و سپس تصویر را دوباره به فضای *RGB* برگردانیم و از آن استفاده کنیم.

نمونه هایی از فضای رنگی که شدت روشنایی را از خود رنگ جدا نگه می دارند:

- [HSV/HLS](#)
- [YUV](#)
- [YCbCr](#)



### ۳.الف.



چون در تصویر مرجع، فراوانی رنگ‌های مایل به قرمز بسیار زیاد است در تصویر نهایی هم، تطبیق هیستوگرام باعث شده بسیاری از نقاط تصویر به طیف قرمز تبدیل شوند. با این وجود قسمت‌های مختلف تصویر همچنان تقریباً قابل تشخیص از همدیگرند.

### ۳.ب.

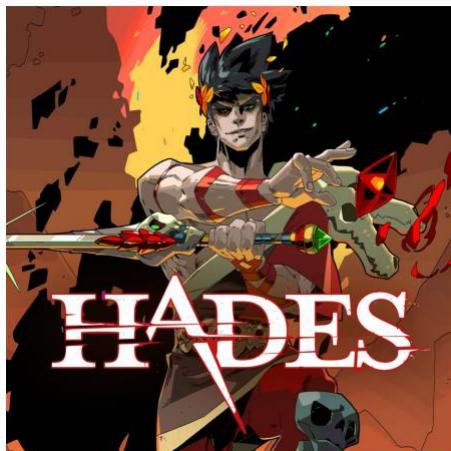


نتیجه بازهم قرمزگون شده اما قدری با تصویر بدست‌آمده قسمت قبل تفاوت دارد و این تفاوت بخاطر جزئیاتی که در پیاده‌سازی تطبیق هیستوگرام وجود دارد مخصوصاً برای تصاویر رنگی قابل انتظار است. در تابعی که خودم پیاده‌سازی کردم سه کانال را جداگانه تطبیق هیستوگرام دادم ممکن است در تابع آماده اینگونه پیاده‌سازی نشده باشد.

تفاوت دیگری که وجود دارد سرعت بسیار بالاتر تابع آماده نسبت به تابعی است که خودم نوشتم. که احتمالاً دلیل پیاده‌سازی بهینه‌تر تطبیق هیستوگرام است.

۳.پ.

Source



Reference

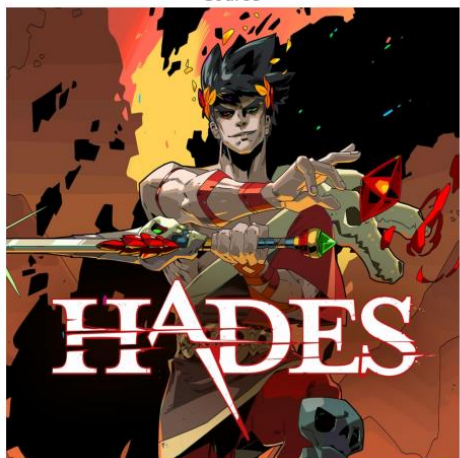


Matched



خروجی تابع آماده تطبیق هیستوگرام

Source



Reference



Matched



خروجی تابع تطبیق هیستوگرام خودم



## منابع:

[numpy.zeros — NumPy v1.23 Manual](#) سوال ۲.الف:

[1.4.2. Numerical operations on arrays — Scipy lecture notes \(scipy-lectures.org\)](#)

[Round elements of the array to the nearest integer in Numpy \(tutorialspoint.com\)](#)

[python - Can numpy rint to return an Int32? - Stack Overflow](#)

[numpy.ndarray.dtype — NumPy v1.23 Manual](#)

[OpenCV: Histograms - 2: Histogram Equalization](#)

[OpenCV: Histograms - 2: Histogram Equalization](#) سوال ۲.ب:

[Histogram Equalization Of RGB Images – Perpetual Enigma](#) سوال ۲.ت: [\(prateekvjoshi.com\)](#)

[Histogram matching — skimage v0.19.2 docs \(scikit-image.org\)](#) سوال ۳.الف: