

به نام او



## پردازش تصویر

استاد : دکتر حامد آذرنوش

دانشجو : حمیدرضا ابوئی

شماره دانشجویی : ۹۷۳۳۰۰۲

آزمون میانترم

## فهرست مطالب

۲	۱	سوال اول
۲	۱.۱	توضیحات تکمیلی روند کد
۳	۲.۱	ورودی برنامه
۳	۳.۱	خروجی برنامه
۶	۲	سوال دوم
۶	۱.۲	توضیحات تکمیلی روند کد
۷	۲.۲	ورودی برنامه
۷	۳.۲	خروجی برنامه
۸	۳	سوال سوم
۸	۱.۳	توضیحات تکمیلی روند کد
۱۰	۲.۳	ورودی برنامه
۱۰	۳.۳	خروجی برنامه
۱۱	۴	سوال چهارم
۱۱	۱.۴	توضیحات تکمیلی روند کد
۱۱	۲.۴	ورودی برنامه
۱۲	۳.۴	خروجی برنامه

## ۱ سوال اول

### ۱.۱ توضیحات تکمیلی روند کد

ابعاد تصویر برابر است با ۲۹۱۲ ، ۲۹۱۲ و تصویر retina دارای ۳ کانال است و نوع داده ی پیکسل ها از نوع uint8 می باشد ؛ بنابراین حجم تصویر ما به این صورت خواهد بود :

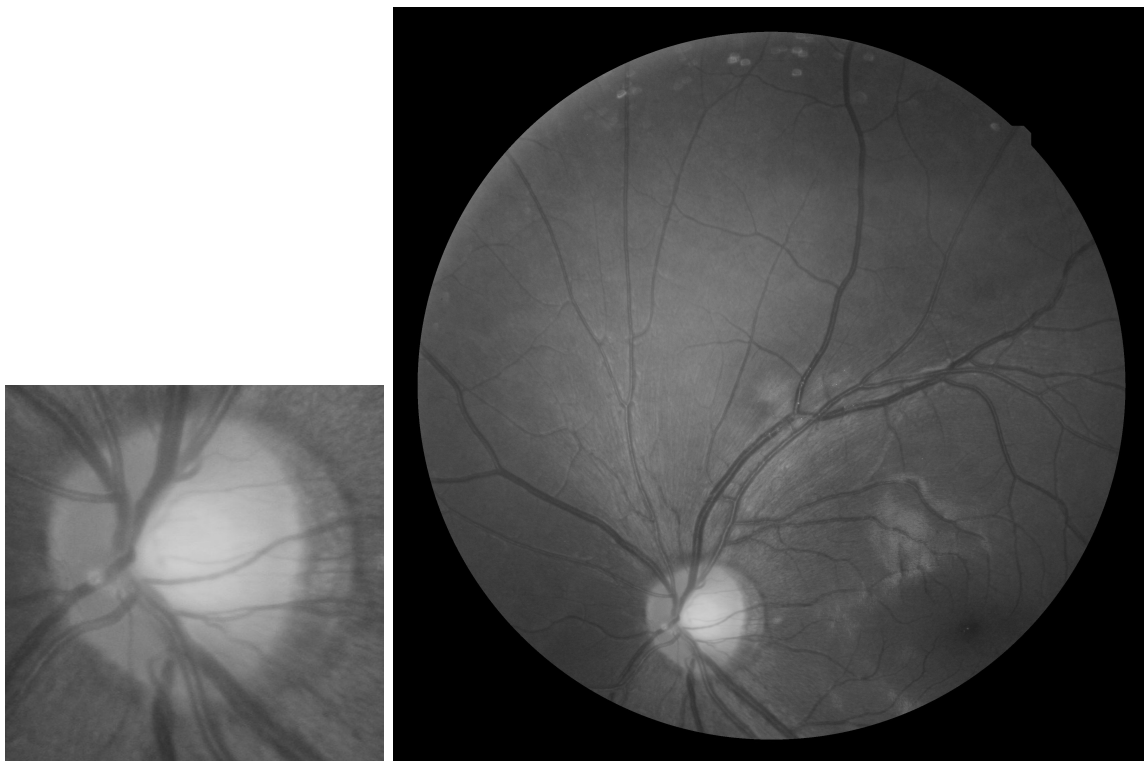
$$2912 \times 2912 \times 3 \times 8bits = 203,513,856bits = 25,439,232Bytes \approx 25MBytes$$

در نمودار هیستوگرام ، داده های مساله (شدت های پیکسل های تصویر ) به صورت کلی و دسته بندی شده به نمایش در می آید. محور افقی نشان دهنده ی میزان شدت پیکسل ها از صفر تا ۲۵۵ و محور عمودی نشان دهنده ی فراوانی ( و یا تعداد پیکسل ها ) شدت هاست . هیستوگرام به خوبی می تواند میزان پراکندگی شدت های تصویر را نشان دهد و همچنین میتواند اطلاعات زیادی از قبیل میزان روشنایی حقیقی تصویر ( فارغ از نوع نمایشگر ) ، میزان نوردهی تصویر ، تشخیص over exposure , under exposure تشخیص میزان حدودی کنتراست و...

برای یافتن قسمت شبیه تصویر بزرگ تر به کوچک تر، تصویر بزرگتر را می گردیم و به پنجره های کوچک اندازه ی تصویر کوچک تقسیم میکنیم و این پنجره را با گام هایی ( ۸۰ تا ) در طر تصویر بزرگ می لغزانیم و هیستوگرام آن را محاسبه می نماییم. و مقایسه میکنیم. و جایی که بیشترین شباهت را دارد مشخص می نماییم . حال برای دقت بیشتر از ۸۰ ، میتوانیم این عملیات را با دقت بیشتر حول مختصاتی که به دست آوردیم با طول گام کوتاه تر انجام دهیم تا مقدار دقیق تری را به ما بدهد.

در قسمت آخر نیز در تابع تعریف شده ابتدا تصویر ۸ بیتی را به صورت باینری تبدیل کرده و سپس بیت های مختلف آن را به عنوان صفحه های مختلف برداشت میکنیم همانطور که مشخص است، کلیات تصویر، بیشتر در بیت های با ارزش بیشتر مشخص است و هرچه به بیت های کم ارزش تر می رسیم فرکانس تغییرات بیشتر شده و تصویر نشان داده شده کمتر به تصویر اصلی شبیه است .

## ۲.۱ ورودی برنامه

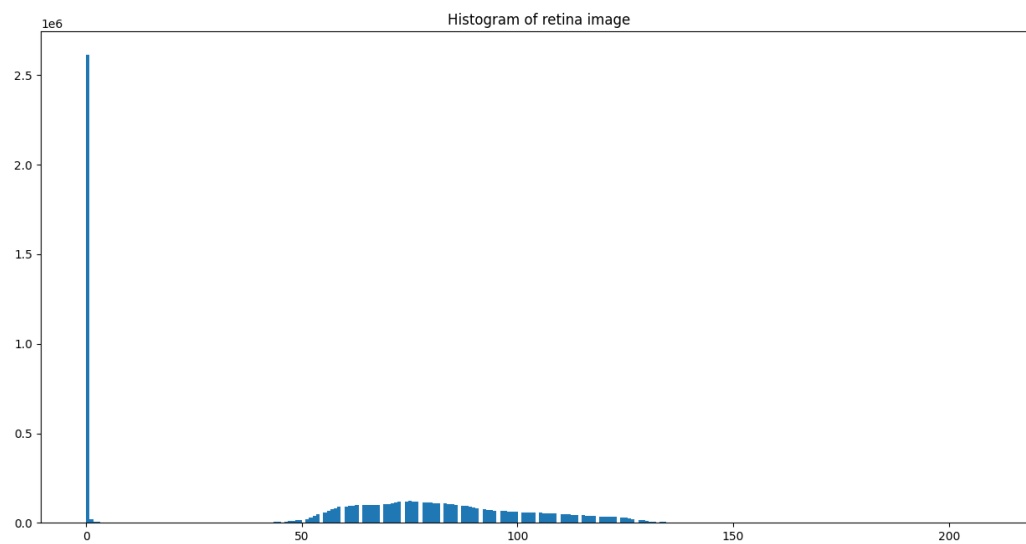


## ۳.۱ خروجی برنامه

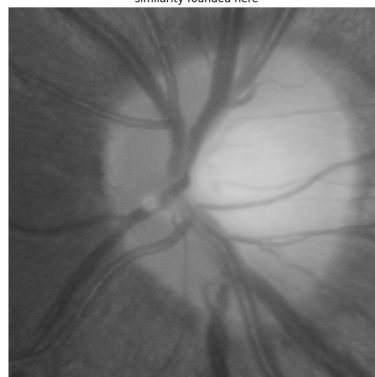
shape 2912 , 2912

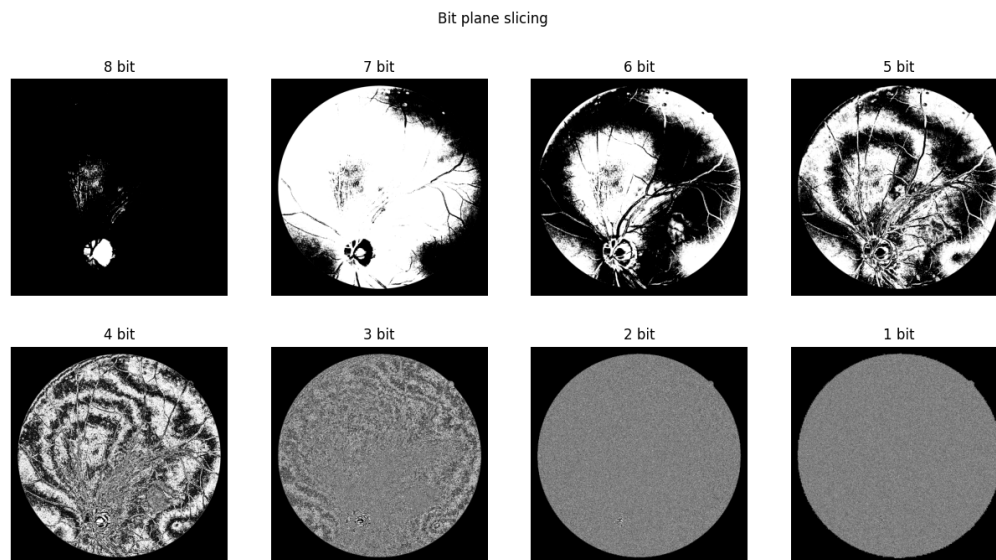
channel : 3

<class 'numpy.uint8'>



similarity founded here





## ۲ سوال دوم

### ۱.۲ توضیحات تکمیلی روند کد

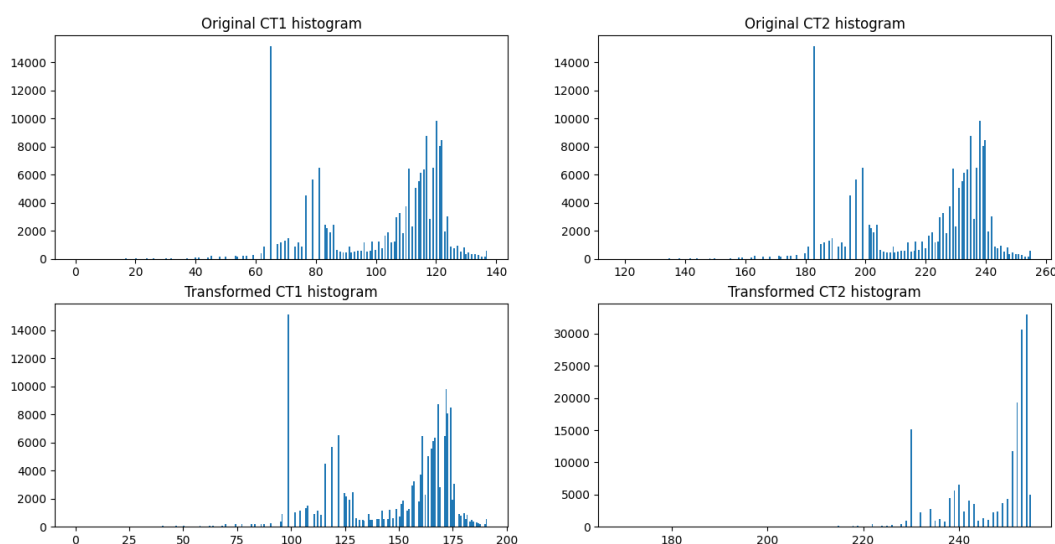
دوره ی تناوب تابع سینوس برابر است با  $2 \times \pi$ . حال ما میخواهیم تابع مان بدین صورت عمل کند که در بازه ی  $[0, (L-1)]$  همواره صعودی باشد. میدانیم که مقدار سینوس در صفر برابر صفر است و باید  $a$  را چنان بیابیم که حداکثر مقدار سینوس در انتهای بازه برابر با ۱ شود. یعنی داخل سینوس به  $\frac{\pi}{2}$  برسد.

بدین منظور  $a$  را بدین صورت به دست می آوریم:  $a \times (L-1) = \frac{\pi}{2}$

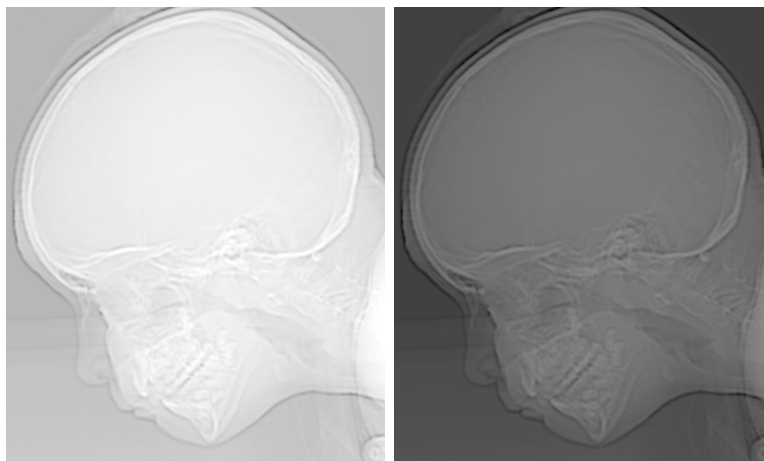
$$a = \frac{\pi}{2 \times (L-1)}$$

$$s(r) = (L-1) \sin\left(\frac{\pi}{2 \times (L-1)} \times r\right)$$

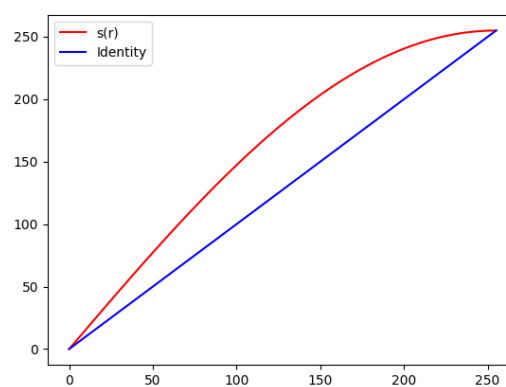
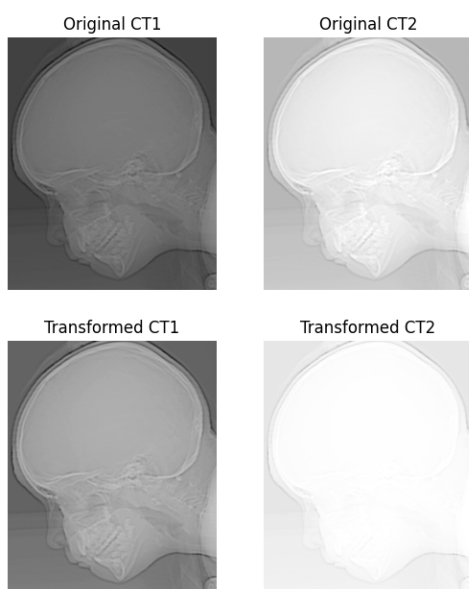
این تابع تبدیل برای تصاویر تاریک مناسب تر است. همانطور که در منحنی تبدیل مشخص است، کنتراست شدت های کم تصویر تحت این تبدیل، بیشتر می شود و همچنین کنتراست تصویر در شدت های بالا کاهش می یابد. در کل نیز میزان شدت پیکسل های تصویر بیشتر است زیرا در نمودار منحنی تبدیل کل نمودار بالاتر از نیمساز است. بنابراین در تصویر CT\_2 شدت پیکسل ها که افزایش می یابد، کنتراست تصویر کاهش می یابد و در نتیجه تصویر بدتر می شود. همچنین از روی هیستوگرام تصویر نیز میتوان به این موضوع پی برد:



## ۲.۲ ورودی برنامه



## ۳.۲ خروجی برنامه





### ۳ سوال سوم

#### ۱.۳ توضیحات تکمیلی روند کد

تصحیح فایل داده شده اولاً برای خواندن تصویر به صورت خاکستری باید یک ۰ در خط

```
img = cv2.imread('lung.png',0)
```

گذاشته شود ثانیاً فیلتر blur یک فیلتر خطی است که برای حذف نویز فلغل نمکی مناسب نیست زیرا صرفاً آن را گسترده می‌کند به جای آن میتوانیم از فیلتر غیر خطی و آماری median (cv2.medianblur) استفاده کنیم.

نکته ی دیگر آن که در فیلتر سوبل برای گرادیان گیری برای این که پاسخ بهتری بدون محاسبات اضافه تر بگیریم نیاز است که ddepth را در ۸ بیت (یعنی cv2.CV\_8U) به دست محاسبه نماییم و نکته ی دیگر آنکه بهتر است در هنگام نمایش دادن تصویر در matplotlib.pyplot.imshow مشخصات vmin , vmax را ۲۵۵ و ۰ در نظر بگیریم.

نکته ی قابل ذکر راجع به بالا روند یا پایین رونده بودن وجود دارد آن است که وقتی ما فیلتر سوبل

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{bmatrix}$$

را اعمال می‌نماییم، به ما یک تصویر با مقادیر مثبت و منفی می‌دهد. حال برای نمایش این سه راه وجود دارد.

- مقادیر منفی را حذف نماییم
- مقادیر منفی را قرینه کنیم یا از روش  $G = \sqrt{G^2}$  استفاده نماییم که هر دو لبه ی بالا رونده و پایین رونده را می‌دهد
- کوچکترین مقدار را برابر با ۰ و بزرگترین عدد را برابر ۲۵۵ قرار دهیم. که رنگ پایه تصویر ما خاکستری می‌شود.

به نظر می‌رسد که منظور تدریس یار از این سوال صرفاً همان گزینه ی دوم میباشد که هم لبه های بالا رونده و هم پایین رونده را شامل می‌شود.

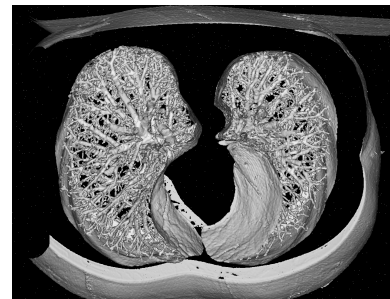
اصلاحیه :

به دلیل کم بودن زمان، برخی نکات در این قسمت ذکر می شود: در مستندات open cv و کتاب های نوشته شده مانند Learning OpenCV by Bradski and Kaehler آمده است که برای از دست رفتن اطلاعات لازم است حتما برای ddepth حداقل از متغیر هایی با تایپ ۳۲ بیتی علامت دار استفاده شود. بنابراین در کد ارسال شده برای اطمینان بیشتر از عمق float64 استفاده شده است. در چیزی که در بالا آمده است یعنی ddepth = cv.CV\_8U مقداری از اطلاعات مساله از دست می رود و برای مثال همان قسمت پایین رونده از داده ها حذف می شود بنابراین کد به همان float64 تبدیل شده است. بدین ترتیب نیاز است که برای یافتن خروجی دلخواه، ابتدا مقادیر منفی به دست آمده را مثبت کرده با قدر مطلق گیری و سپس متغیر ها را به ۰ تا ۲۵۵ اسکیل کرده و سپس داده را به آنچه مساله خواسته یعنی uint8 تبدیل نماییم.

برای این که گرادیان را از هر دو جهت عمودی و افقی بگیریم یک راه آن است که جداگانه از تصویرمان در جهت افقی و در جهت عمودی گرادیان گیری کنیم و سپس آن ها را با هم جمع کنیم، البته قدر مطلق گرفتن از هر کدام از گرادیان ها و سپس جمع کردن و یا توان دو رساندن و سپس رادیکال گرفتن از جمع آنها نیز میتواند راهگشا باشد. یک راه دیگر نیز در مستندات آمده است که با جمع کردن وزنی این دو میتوان نتیجه گرفت که به طور معمول عدد ۰.۵ در نظر گرفته می شود و میتوان آن را تغییر نیز داد. تصویر زیر نمایش دهنده ی آن است:



### ۲.۳ ورودی برنامه



### ۳.۳ خروجی برنامه

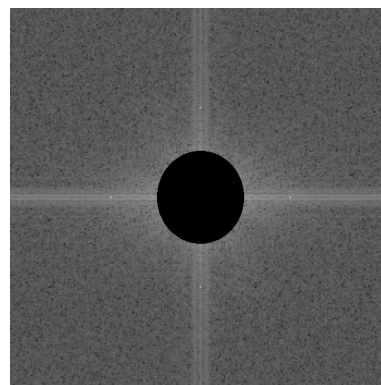
Problem 3 Figure



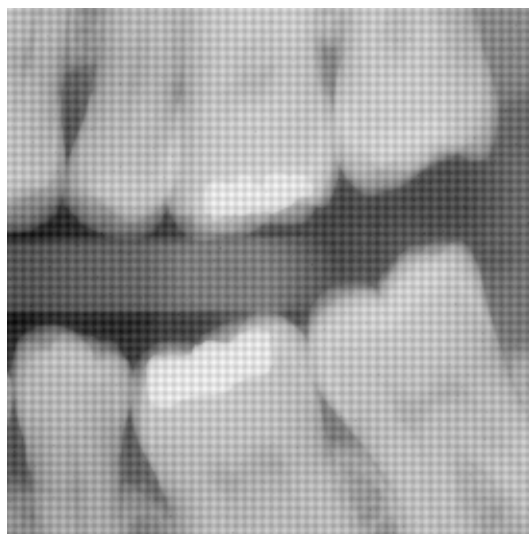
## ۴ سوال چهارم

### ۱.۴ توضیحات تکمیلی روند کد

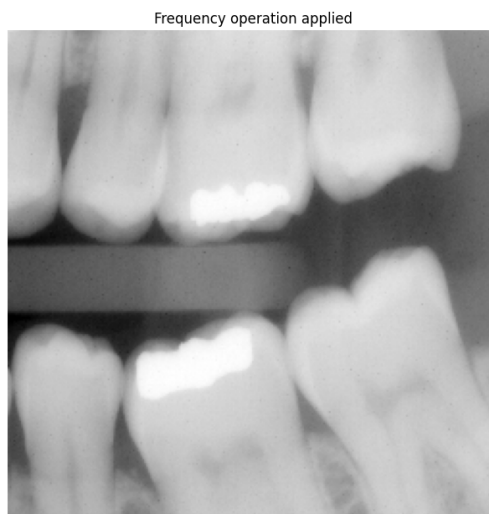
برای یافتن نقاطی که نویز را به سیستم ما وارد می‌کند راه‌های مختلفی وجود دارد. یکی از این راه‌ها که در کد ارسالی از آن استفاده شده است یافتن این نقاط بر حسب این که شدت این نقاط در تبدیل فوریه‌ی ما بیشتر از سایر نقاط اطرافش به جز در اطراف مرکز تصویر است. بنابراین مطابق شکل زیر چهار بار ماکزیمم مقدار تصویر و نقاط آن را محاسبه می‌کنیم که همان نقاطی را به ما می‌دهد که نویز روی تصویر ما انداخته است.



### ۲.۴ ورودی برنامه



## ۳.۴ خروجی برنامه



با تشکر