

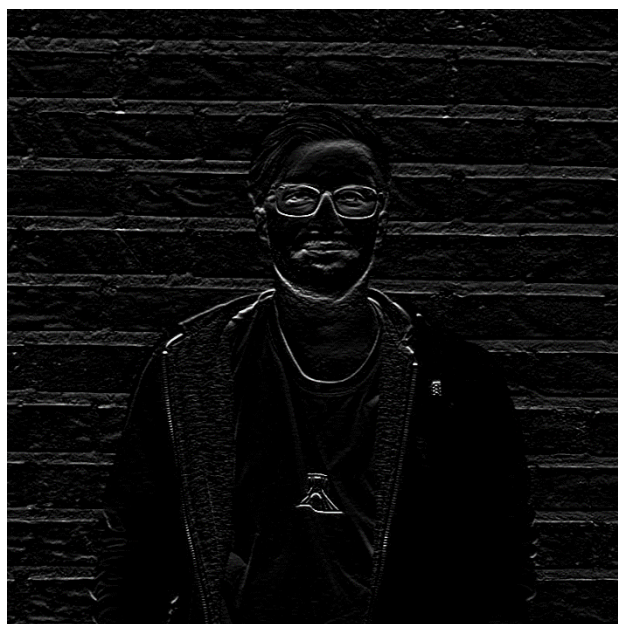
1.

الف) در این قسمت ابتدا در تابع generateRandomMtrix یک ماتریس را به صورت رندوم با randint میسازیم که دو آرگومان اول حد پایین و بالایی اعداد را مشخص کرده و در آرگومان دوم ابعاد را می‌دهیم. سپس تابع convolve را تعریف می‌کنیم به این صورت که هر درایه ی ماتریس از جمع ضرب نقطه ای درایه های کرنل با ماتریس اصلی بدست می آید. در قسمت بعد کرنل های G_x , G_y را تعریف کرده. سپس ماتریس رندوم 10 در 10 میسازیم و آن را به صورت افقی و عمودی در کرنل هایی که تعریف کردیم کانوالو می‌کنیم. در قسمت بعد هم ماتریس magnitude را ساخته و همچنین alpha هم همان ماتریس جهت است که از فرمول های زیر بدست آمده اند.

$$M(x, y) = \|\nabla f\| = \text{mag}(\nabla f) = \sqrt{g_x^2 + g_y^2}$$

$$\alpha(x, y) = \text{dir}(\nabla f) = \text{atan2}(g_y, g_x)$$

ب) در این قسمت پس از خواندن عکس و بردن آن به gray scale، کرنل گاوسی را تعریف می‌کنیم. بعد هم عکس را در حالتی که فیلتر گاوسی نخورده و در جهت افقی و عمودی عملگر sobel روی آن اعمال شده را خروجی داده :



در ادامه هم ابتدا فیلتر گوسی را اعمال میکنیم و sobel میزنیم :



همان طور که دیده میشود تصویر با فیلتر گوسی محوتر است و نویز های کمتری دارد یعنی قسمت هایی مثل سوییشرت و دیوار را بهتر لبه یابی کرده است پس نتیجه میگیریم فیلتر گوسی باعث کاهش نویز و تقویت لبه میشود.

در ادامه مقدار magnitude و گرادیان را بدست می آوریم.

(ج) در این قسمت از تابع `opencv` استفاده میکنیم که ارگومان های آن به ترتیب:

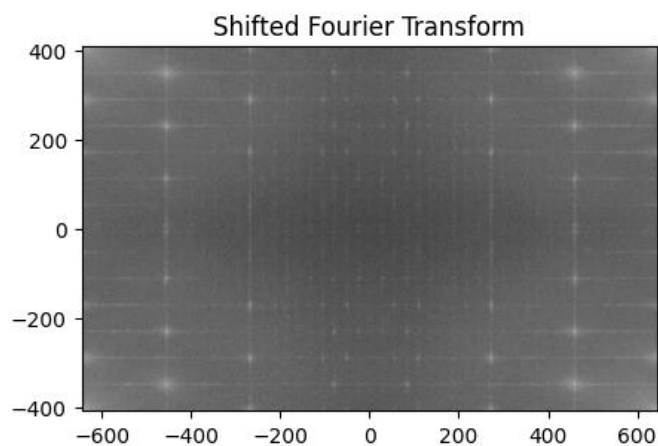
عکس ورودی ،

عمق تصویر که مقادیر متفاوتی میتواند داشته باشد `CV_8U` یعنی عکس پیکسل های آن اعداد صحیح 8 بیتی هستند،

مشتق در راستای x و y دو آرگون بعدی هستند که اگر 0 باشد یعنی مشتق نمیگیریم و اگر 1 باشد یعنی مشتق مرتبه اول داریم،

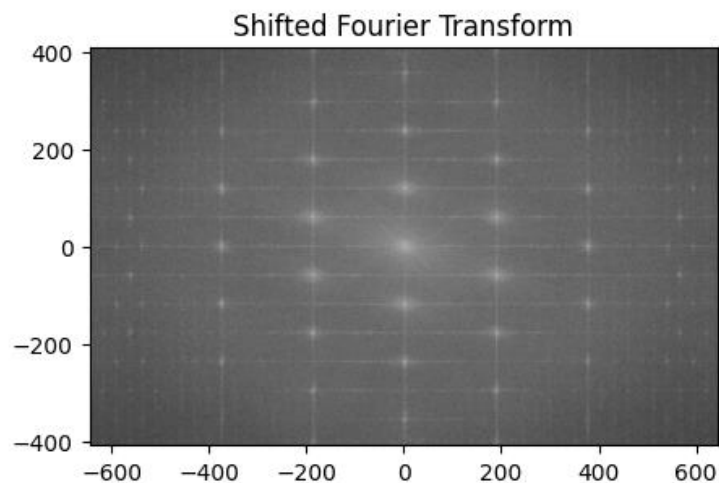
در آخر هم اندازه ی کرنل سوبل را میدهم.

2.

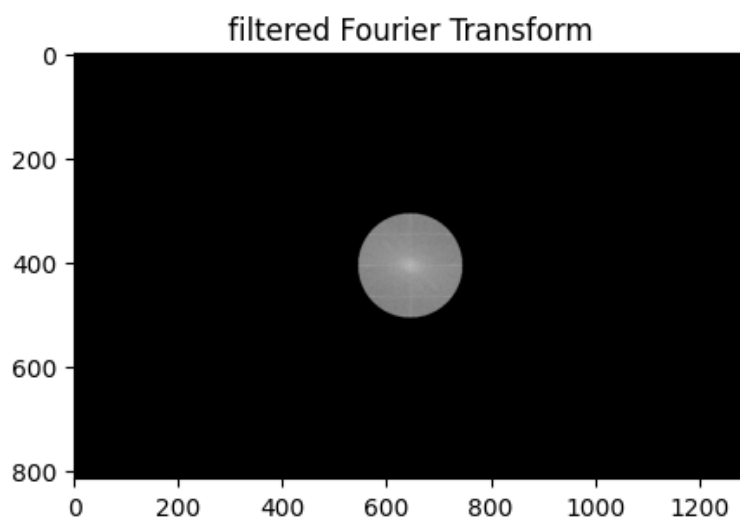


الف) ابتدا تصویر را خوانده و آن را `gray scale` میبریم. سپس تبدیل فوریه آن را با تابع `fft.fft2` بدست می آوریم که در شکل میتوان دید:

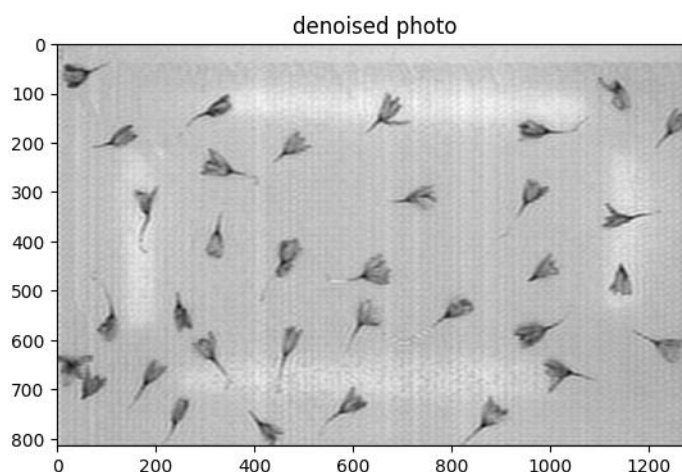
در ادامه فیلتر را با تابع `fft.fftshift` شیفت می‌دهیم به این صورت که نقاط وسط صفحه نشان دهنده ی فرکانس های کمتر باشد:



حالا باید قسمت های اطراف دایره سفید وسط که نشان دهنده ی فرکانس های بیشتر است را 0 کنیم تا نویزهای متناوبمان را از بین ببریم. برای این کار یک mask تعریف میکنیم که در قسمت های داخل دایره مقدار 1 و خارج آن مقدار 0 دارد. بعد با ضرب کردن این ماتریس در تبدیل فوریه امان شکل زیر بدست می آید.



این فوریه را دوباره شیفت میدهم تا به حالت اولیه برگردد با تابع `fft.ifftshift` بعد با استفاده از فوریه بدست آمده و تابع `fft.ifft2` تصویر فیلتر شده را بدست می آوریم.



برای استفاده از `canny`، اول عکس را میدهم بعد هم `treshhold` اول و دوم این جاهایی که مقدار پیکسل کمتر از `treshhold1` باشد، جز لبه ها در نظر گرفته نمیشود و اگر بیشتر از `treshhold2` باشد، یعنی یک `strong edge` است و در واقع احتمال لبه بودنش زیاد است، جاهایی که بین این `treshhold1` و `treshhold2` هستند، اگر به یک `strong edge` بچسبند جز لبه محاسبه میشوند. خروجی:



ج) در این قسمت مانند سوال 1 با توجه به توابعی که تعریف کرده بودیم مقدار گرادیان و `magnitude` را محاسبه می کنیم.

3.

الف) در فیلتر های پایین گذر تاثیر فرکانس های بالا کاهش پیدا کرده یا از بین میرود. بنابراین برای تار و هموار و از بین بردن نویزهای تصویر به کار میرود. مثال : فیلتر های میانه و گاوسی و میانگین.

در فیلتر های بالا گذر تاثیر فرکانس های پایین کاهش پیدا کرده و یا از بین میرود. بنابراین برای شارپ شدن تصویر، و بهتر شدن لبه استفاده میشود. مثال : فیلتره های لاپلاسی، سوبل.

ب) چون لبه های برجسته شده اند پس فیلتر بالاگذر زده ایم.

ج) نویز ضرب شونده یعنی نویزی که در تصویر اصلی ضرب میشود و ممکن است در اثر تغییرات نوری یا نوع سنسور باشد. این نوع از نویز میتواند تصویر را به شکل های مختلفی تغییر دهد بنابراین uniform نیست. از مثال های این نوع نویز میتوان به نویز دانه و نقطه ای اشاره کرد. برای از بین بردن این نوع نویز ها میتوان از فیلتر non local means filter استفاده کرد که در آن تصویر به بخش های کوچک تقسیم شده و با شباهت این قسمت ها نویز را حذف میکند. از راه دیگر میتوان به فیلترینگ متقارن هم اشاره کرد.

در نویز جمع شونده یک مقدار رندوم به تصویر اضافه میشود و uniform است. از مثال های این نوع نویز میتوان به نویز سفید، گاوسی اشاره کرد. برای از بین بردن این نوع نویز ها میتوان از فیلتر میانه و میانگین و گاوسی استفاده کرد.

د) نویز نمک و فلفل زمانی ایجاد میشود که به صورت رندوم و بدون الگو پیکسل ها یا 0 یا 255 بشوند. این نویز میتواند در اثر خرابی سنسورها ایجاد شود. برای حذف این نویز میتوان از فیلتر میانه استفاده کرد.

4.

الف)

$$F(u, v) = \sum_0^{M-1} \sum_0^{N-1} f(x, y) e^{-j2\pi(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N})}$$

$$F(0, 0) = \sum_0^{M-1} \sum_0^{N-1} f(x, y) e^0 = \text{مجموع مقادیر تصویر}$$

ب)

$$F(0,0) = 9$$

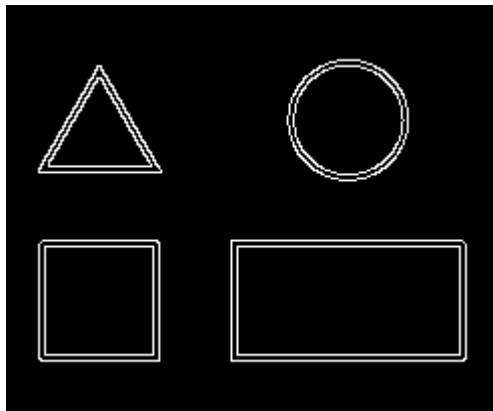
$$F(0,1) = 4e^{-j2\pi(0)} + 0 + 3e^{-j2\pi(\frac{1}{2})} + 2e^{-j2\pi(\frac{1}{2})} = -1$$

$$F(1,0) = 4 + 0 + 3e^0 + 2e^{-j2\pi(\frac{1}{2})} = 5$$

$$F(1,1) = 4 + 0 + 3e^{-j3\pi(\frac{1}{2})} + 3e^{-j2\pi(1)} = 3$$

9	5
-1	3

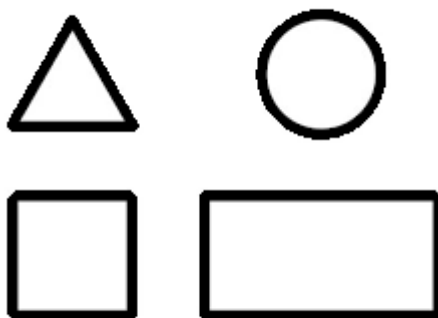
5)



الف) ابتدا تصویر را خوانده و به gray scale میریم.

ب) سپس با استفاده از canny لبه ها را پیدا میکنیم خروجی:

بعد با استفاده از تابع `findContours` لبه های بسته را پیدا میکنیم که در ارگومان اول عکس ورودی را گرفته در ارگومان دوم `mode` را مشخص میکنیم که در این مثال `RETR_EXTERNAL` میگذاریم که یعنی لبه های خارجی را پیدا میکند در ارگومان بعدی هم نحوه ی تخمین لبه ها را مشخص میکنیم که در این مثال از `CHAIN_APPROX_SIMPLE` استفاده میکنیم تا تنها نقاط پایانی خطوط را خروجی بدهد. بعد با استفاده از تابع `drawContours` خطوط موجود در شکل را میکشیم که اول عکس ورودی را داده بعد `contour` ها و `-1` میدهم تا همه ی خطوط را بکشد و در ارگومان های بعدی رنگ و فونت را مشخص میکنیم. خروجی:



در آخر با تابع `approxPolyDP` که به ارگومان آن `contours` ، آرگومان دوم آن دقت تقریب را مشخص میکند و در اینجا ما طول خم را بدست می آوریم با تابع `arclength` که آرگومان اول `contour` ها و آرگومان دوم آن نشان دهنده ی بسته بودن خطوط است. و درصد خطا را 4 در نظر میگیریم. آرگومان سوم دو تابع `approxPolyDP` هم نشان دهنده ی بسته بودن خطوط است.

بعد به اضافی هر نقاطی که در محاسبه کردیم با تابع `drawMarker` روی تصویر اصلی آن را مشخص میکنیم و بعد اگر 3 نقطه داشتیم یعنی مثلث اگر 4 نقطه داشتیم یا مربع یا مستطیل و اگر 6 و بیشتر نقطه داشتیم دایره داریم.

در تصویر با استفاده از تابع `putText` نام شکل را می نویسیم.و برای تشخیص مستطیل و مربع از تابع `boundingRect` استفاده میکنیم که نقاط را داده و به ما طول و عرض را میدهد اگر برابر بودند یعنی مربع داریم در غیر این صورت مستطیل داریم.

6.

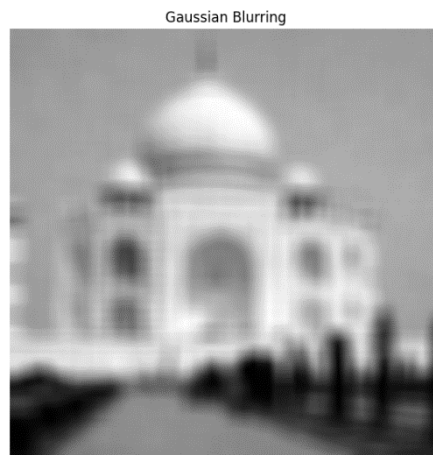
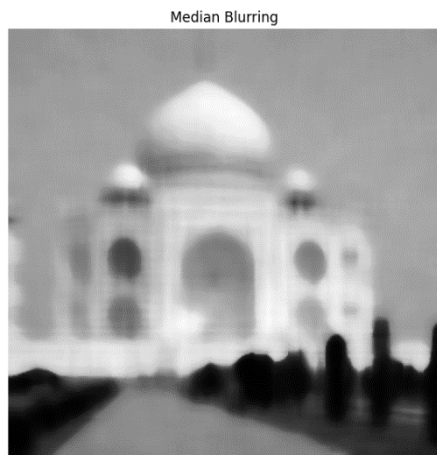
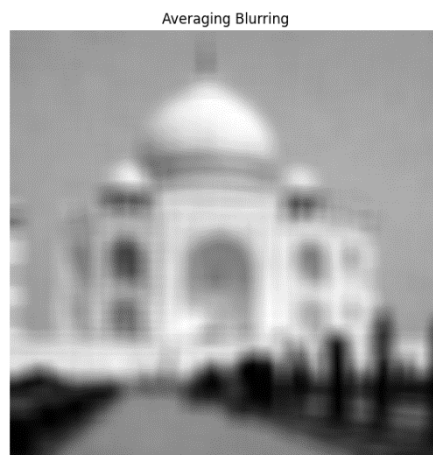
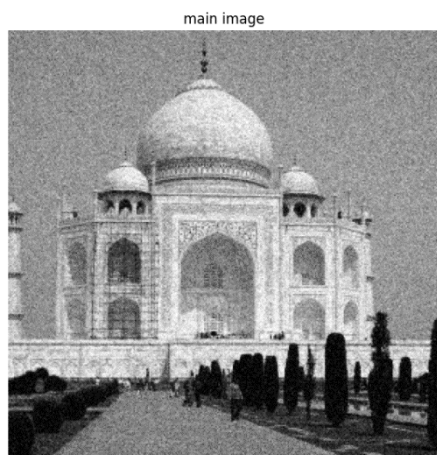
الف) ابتدا برای تابع `reflect101` با تابع `pad` در آرگومان اول عکس ورودی در آرگومان دوم طول و عرض های پدینگ و آرگومان سوم `mode` را میدهد که نوع پدینگ را مشخص میکند.

در تابع `Average_Blurring` عکس را با یک کرنل که هر عضو آن $1/n*n$ است و n همان طول کرنل است کانوالو کنیم و باعث میشود که در واقع میانگین بگیریم.

در `Median_blurring` هم هر بخش از عکس را که اندازه ی کرنل است میانه میگیریم (مانند کانوالو کردن با این تفاوت که میانه را هر بار می گیریم)

با افزایش ساینز کرنل هموارسازی افزایش میابد و جزییات تصویر از بین میرود. اما با کاهش اندازه کرنل جزییات بهتر دیده میشود.

خروجی :



ب) یک فیلتر غیرخطی است که برای smooth کردن تصویر در حالی که حاشیه‌ها را حفظ می‌کند استفاده می‌شود. این فیلتر فاصله مکانی و تفاوت شدت بین پیکسل‌ها را در هنگام فیلتر کردن تصویر در نظر می‌گیرد. این فیلتر در نظر می‌گیرد که هر پیکسل خروجی، میانگین وزنداری از پیکسل‌های همسایه‌اش است که وزن هر پیکسل بر اساس فاصله مکانی و تفاوت شدت بین آن‌ها تعیین می‌شود. همچنین این فیلتر ترکیبی از فیلتر میانه و گاوسی است.

فرمول و پارامترها:

$$I^{\text{filtered}}(x) = \frac{1}{W_p} \sum_{x_i \in \Omega} I(x_i) f_r(\|I(x_i) - I(x)\|) g_s(\|x_i - x\|),$$

$$W_p = \sum_{x_i \in \Omega} f_r(\|I(x_i) - I(x)\|) g_s(\|x_i - x\|)$$

I^{filtered} که نشان دهنده ی عکس فیلتر شده است.

I که عکس اولیه است.

x که نشان دهنده ی مختصاتی از عکس است که قرار است فیلتر شود.

Ω پنجره ای است که مرکز آن x است.

f_r تابع کرنل برای نرم کردن اختلافات درجات خاکستری

g_s تابع کرنل برای نرم کردن اختلافات موقعیتی بین پیکسل ها

ب) در این قسمت فرمول زیر را پس از پدینگ زدن پیاده سازی کرده ایم:

$$w(i, j, k, l) = \exp \left(-\frac{(i - k)^2 + (j - l)^2}{2\sigma_d^2} - \frac{\|I(i, j) - I(k, l)\|^2}{2\sigma_r^2} \right),$$

$$I_D(i, j) = \frac{\sum_{k,l} I(k, l)w(i, j, k, l)}{\sum_{k,l} w(i, j, k, l)},$$