

## تمرین ۴ بینایی - فوریه

سارا قوام پور

اطلاعات گزارش	چکیده
تاریخ:	
واژگان کلیدی: تبدیل فوریه حوزه فوریه فیلترینگ در حوزه فرکانس فیلتر بالا گذر نوبز لبه معکوس تبدیل	در این تمرین به واسطه سؤال‌ها با تبدیل فوریه و فیلترینگ در حوزه فرکانس آشنا میشویم. در حوزه فوریه میتوان عملیات‌هایی مانند noise detection, noise reduction را ساده‌تر انجام داد. همچنین فیلترهای بهبود لبه یا پایین گذر هم راحت‌تر اعمال میشوند.

### ۱-مقدمه

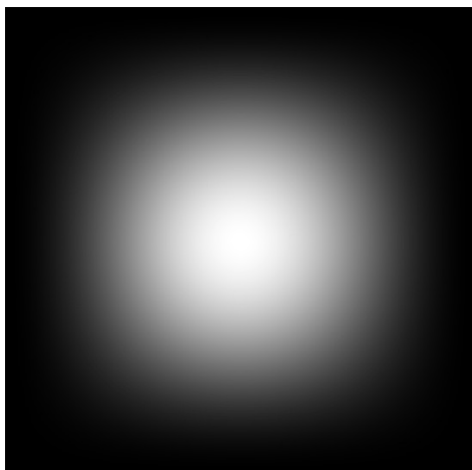
این داکيومنت شامل پیاده‌سازی تمرین سری ۴ فوریه با استفاده از زبان پایتون میباشد. برای هر تمرین نتایج به صورت عکس با جدول ارائه شده‌اند و بر روی نتایج تحلیل صورت گرفته است.

### ۲-بررسی فنی تمرینات و نتایج

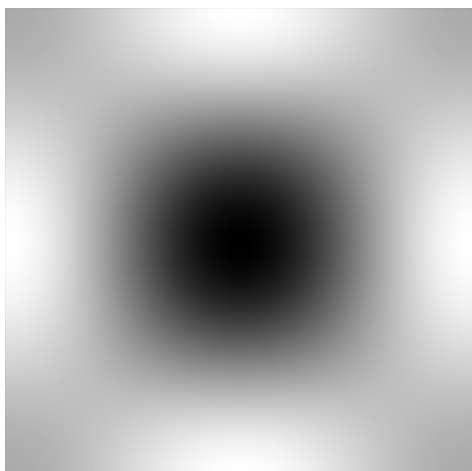
#### ۲-۱-۱ تمرین ۴-۱-۱

در این تمرین ۳ فیلتر داده شده است که باید ابتدا طیف آن‌ها و عمل کرد آن‌ها و اینکه جداپذیر هستند بحث شود و سپس بر روی تصویر در حوزه فرکانس اعمال شوند. مرحله اول نمایش طیف این فیلترها میباشد.

برای نمایش طیف فیلترها تابع `fourier_magnitude` نوشته شده است که تبدیل فوریه گسسته DFT را بر روی فیلتر اعمال میکند با استفاده از `np.fft.fft2`. سپس برای بهتر دیده شدن با استفاده از `fftshift` پس از تبدیل فوریه مرکز فرکانسی را به مرکز مختصاتی شیفت میدهد. سپس برای نشان دادن طیف باید مقدار `magnitude` را با استفاده از `np.abs` به دست آورد و نمایش داد. خروجی مربوط به طیف ۳ فیلتر:



شکل (۱) طیف فیلتر *a*



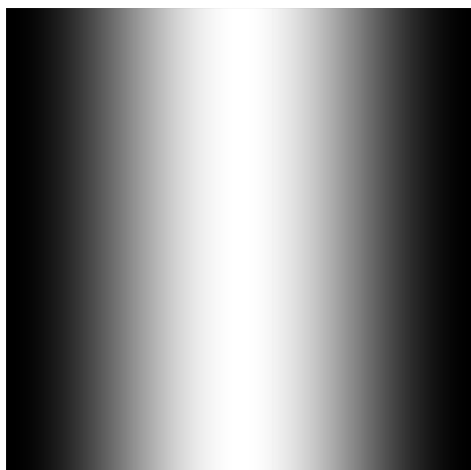
شکل (۲) طیف فیلتر *b*

در این قسمت جدا پذیر بودن و جدا پذیر نبودن فیلتر ها را بررسی میکنیم. به طور کلی فیلتری جدا پذیر است که بتوان سطر ها و ستون های آن را به عنوان مضربی از هم نوشت. در بین این ۳ فیلتر تنها فیلتر  $a$  جدا پذیر است و دو فیلتر دیگر جدا پذیر نیستند و فیلتر  $a$  را میتوان به صورت حاصل ضرب ماتریس ستونی با ضریب  $1/4$  (فیلتر  $a_1$ ) تبدیل کرد. طیف های این ۲ فیلتر به صورت زیر است:

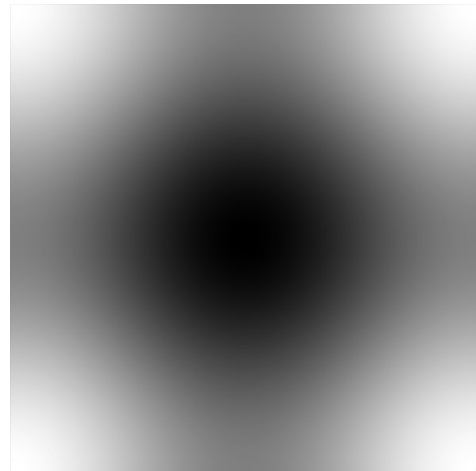


شکل ۴) طیف فیلتر  $a_1$  (قسمت ستونی فیلتر  $a$ )

مشاهده می شود که طیف فیلتر  $a_1$  در واقع لبه های افقی را نشان میدهد و به این معناست که این فیلتر در حوزه مکان لبه های عمودی را نشان میدهد چون عمل کرد در حوزه فرکانس و مکان برعکس هم میباشد. به عبارتی این فیلتر در حوزه مکان به صورت عمودی میان گیری میکند.



شکل ۵) طیف فیلتر  $a_2$  (قسمت سطری فیلتر  $a$ )



شکل ۳) طیف فیلتر  $c$

با توجه به شکل ۱ مشاهده می شود که این فیلتر یک فیلتر پایین گذار است چون در نواحی مربوط به فرکانس های پایین در مرکز مقادیر بیشتری دارد و در نواحی مربوط به فرکانس بالا مقدار کمی دارد. به این معنا که لبه ها و نویز ها را که فرکانس بالا دارند را تضعیف میکنند و فرکانس های پایین را عبور میدهد.

همچنین برای فیلتر  $a$  از روی مقادیر ضرایب نیز میتوان تشخیص داد که این فیلتر یک فیلتر میانگین گوسی است که به پیکسل مرکزی وزن بیشتری میدهد و با دور شدن از مرکز ضرایب کاهش میابند. فیلتر  $a$  از نوع smoothing است

با توجه به شکل ۲ مشاهده می شود که این فیلتر یک فیلتر بالا گذار است چون مقادیر مرکزی که فرکانس پایینی دارند را به صورت کامل عبور نمیدهد و فرکانس ها بالا را عبور میدهد.

از روی ضرایب فیلتر  $b$  نیز میتوان متوجه شد که این فیلتر در واقع فیلتر لبه یاب مشتق دوم  $2$  بعدی لاپلاسین میباشد که لبه های افقی، عمودی و قطری را میابد و درواقع اختلاف هر پیکسل را با  $8$  پیکسل اطرافش به دست می آورد و درواقع یک فیلتر edge detector است.

از روی ضرایب فیلتر  $c$  نیز میتوان تشخیص داد که این یک فیلتر لاپلاسین افقی و عمودی است که ضریب مرکزی آن یکی بیشتر است. به این معنا که درواقع با اعمال این فیلتر لبه های پیدا شده توسط فیلتر لاپلاسین به صورت همزمان به عکس اضافه می شوند و لبه هارا تقویت میکنند و به این دلیل فیلتر  $c$  یک فیلتر edge enhancement است.

شکل ۵ نشان میدهد که طیف فیلتر قسمت سطری فیلتر a (فیلتر a\_2) لبه ای عمودی را نشان میدهد و این به این معناست که این فیلتر در حوزه مکان لبه های افقی را نشان میدهد چون عمل کرد در حوزه فرکانس و مکان برعکس هم میباشد. به عبارتی این فیلتر در حوزه مکان به صورت افقی میان گیری میکند. با ترکیب فیلتر a\_1 و a\_2 فیلتر a به دست می آید که یک فیلتر low pass است.

در این مرحله این فیلترها در حوزه فرکانس به عکس اعمال کرده و نتایج را بررسی میکنیم.

برای اعمال کردن فیلترها در حوزه فرکانس باید به گونه ای عکس را pad کرد که اگر سایز اصلی تصویر m در n است، خروجی padding سایز 2m در 2n داشته باشد و عکس اصلی در بالا سمت چپ قرار داشته باشد. برای padding تابع pad\_before\_fft نوشته شده است.

این تابع در ورودی عکس یا فیلتر مورد نظر که باید pad شود را دریافت میکند و ورودی دوم آن سایز عکس ورودی است که خروجی باید به دو برابر سایز آن برسد (pad\_size). ابتدا یک آرایه تمام صفر به اندازه ۲ برابر pad\_size ساخته می شود و عکس ورودی در بالا سمت راست این آرایه قرار میگیرد.

پیاده سازی فیلترینگ در حوزه تبدیل فرکانس در تابع filter\_frequency\_domain انجام شده است. این تابع به عنوان ورودی عکس مورد نظر و فیلتر را دریافت میکند. ابتدا برای پیش پردازش باید با استفاده از تابع pad\_before\_fft عکس ورودی را به شیوه ای که توضیح داده شد pad کنیم.

پس از پدینگ عکس ورودی به عنوان مرحله پیش پردازش برای فیلترینگ در حوزه فرکانس، با استفاده از fft2 در کلاس np.fft تبدیل DFT را روی عکس ورودی اعمال میکنیم و سپس به منظور سیف دادن مرکز فرکانسی به مرکز تصویر و نمایش بهتر بعد از تبدیل از fftshift استفاده می شود اکنون تصور در حوزه فرکانس آماده است و نوبت آماده سازی فیلتر است.

فیلتر نیز چون باید در سایز عکس pad شده باشد، توسط تابع pad\_before\_fft بر روی آن پدینگ صورت میگیرد در حوزه مکان. سپس با استفاده از fft2 فیلتر را به حوزه فرکانس میبریم و با استفاده از fftshift مرکز فرکانسی و مختصاتی و فیلتر را بر هم منطبق میکنیم. حالا که فیلتر و عکس در حوزه فرکانس آماده هستند میتوان فیلترینگ را انجام داد.

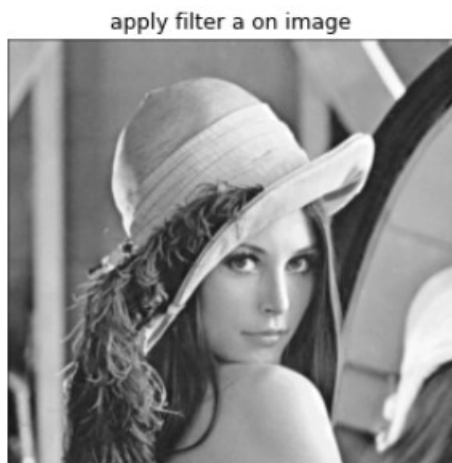
فیلترینگ که در حوزه مکان که با convolve فیلتر در عکس انجام میشد در حوزه فرکانس به راحتی با ضرب آرایه ای فیلتر در حوزه فرکانس با عکس در حوزه فرکانس انجام میشود.

پس از ضرب آرایه ای فیلتر در حوزه فرکانس با عکس در حوزه فرکانس، ابتدا حاصل را با ifftshift شیفت میدهیم تا دوباره مرکز فرکانسی در بالا سمت چپ قرار بگیرد و بعد با استفاده از ifft2 معکوس تبدیل فوریه گسسته را انجام داده تا به حوزه مکان برسیم. چون خروجی ifft2 نیز اعداد مختلط هستند باید magnitude آن را به صورت np.abs به عنوان خروجی از تابع filter\_frequency\_domain برگردانیم. خروجی درواقع حاصل فیلترینگ است که مراحل آن در حوزه فرکانس انجام شد به جهت راحتی و در انتها با معکوس تبدیل به حوزه مکان برگشت.

چون فیلتر a جدا پذیر است، فیلترهای a\_1 و a\_2 را به صورت جداگانه به تصویر اعمال میکنیم. نتایج اعمال فیلترهای این تمرین در حوزه فرکانس:



شکل ۶ (تصویر اصلی grayscale از Lena)



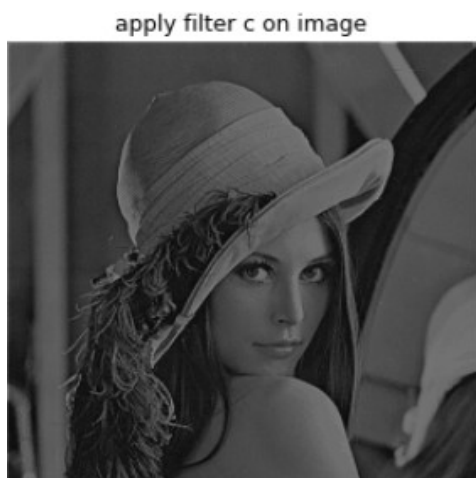
شکل ۷ (نتیجه اعمال فیلتر a بر روی عکس lena)

طبق شکل ۷ مشخص می‌شود که در این تصویر لبه‌ها و نویزها تضعیف شده‌اند و تصویر smooth شده است.



شکل ۱۰) نتیجه اعمال فیلتر b

با توجه به شکل ۲ و ۱۰ این نکته تأکید می‌شود که فیلتر b یک فیلتر highpass و edge detector لاپلاسیان است و به همین دلیل نتیجه اعمال بر تصویر که در شکل ۱۰ نشان داده شده است لبه‌های افقی و عمودی و قطری تصویر را نشان می‌دهد.



شکل ۱۱) نتیجه اعمال فیلتر c

مشاهده می‌شود که پس از اعمال فیلتر c در شکل ۱۱ لبه‌ها تقویت شده‌اند. به عنوان مثال با مقایسه کردن لبه‌های بالای کلاه در شکل ۱۱ و شکل ۶ میتوان این شارپ شدن و تقویت شدن لبه‌ها را مشاهده کرد و به این معنا است که فیلتر c یک فیلتر edge enhancement است.



شکل ۸) نتیجه اعمال فیلتر a\_2

طبق شکل ۴ و ۸ میتوان نتیجه گرفت که فیلتر a-1 در جهت عمودی میانگین‌گیری کرده است چون مقداری در جهت عمودی لبه‌ها smooth شده‌اند.



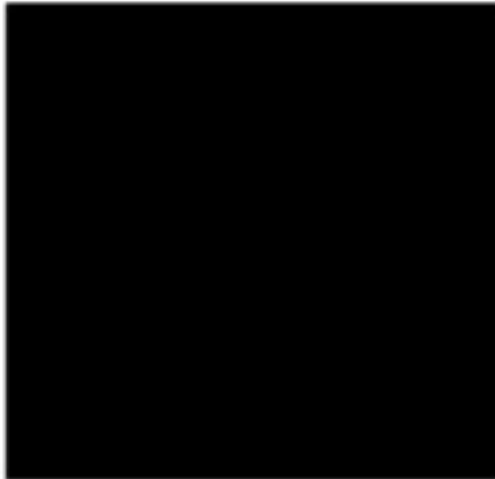
شکل ۹) نتیجه اعمال فیلتر a\_2

طبق شکل ۵ و ۹ میتوان نتیجه گرفت که فیلتر a\_2 در جهت افقی میانگین‌گیری کرده است چون مقداری در جهت افقی لبه‌ها smooth شده‌اند.

## ۲-۲ تمرین ۲-۱-۴

خروجی سوم تابع `mag_log` است که پس از تبدیل فوریه گرفتن از خروجی لگاریتم میگیرد اما شیفت نخورده است.

خروجی چهارم تابع `mag_log/_shifted` است که بعد از تبدیل فوریه، شیفت مرکز فرکانسی صورت گرفته و بعد بر روی `magnitude` این خروجی تبدیل لگاریتم (لگاریتم) اعمال شده است. نتایج این ۴ حالت بر روی ۴ عکس خواسته شده:



شکل ۱۲) طیف *lena* بدون شیفت و بدون لگاریتم



شکل ۱۳) طیف *lena* با اعمال شیفت و بدون لگاریتم. به نقطه سفید کوچک وسط طیف دقت شود

در این تمرین خواسته شده است تا DFT را بر روی سه تصویر *Lena*, *Barbara*, *F16*, *Baboon* در حالت‌های با شیفت و بدون شیفت و با لگاریتم و بدون لگاریتم اجرا کرده و نتایج تحلیل شود. در بخش قبل بیان شد که علت شیفت دادن تنها به علت مشاهده کردن بهتر طیف حوزه فرکانس به صورت بصری است، چون مرکز فرکانسی که دارای مقادیر بیشتری است را از بالا سمت چپ به مرکز مختصات شیفت میدهد و طیف بهتر مشاهده میشود.

وقتی طیف یا طیف توانی یک سیگنال یا تصویر در حوزه فرکانس رسم میشود، این طیف مقادیر بسیار متنوعی به عنوان مثال از ۰ تا ۱ میلیون دارد و مشاهده این مقادیر متفاوت به نحوی که از هم متمایز باشد برای چشم انسان ممکن نیست به همین علت از لگاریتم استفاده می‌شود تا این رنج وسیع را کاهش دهد و با مقدار دادن مقادیر تیره به رنج بیشتر کنتراست و کیفیت تصویر را افزایش دهد. با استفاده از لگاریتم روی طیف، رنج زیاد مقادیر طیف کمتر می‌شود و میتوان طیف را بهتر دید.

در تصاویر شیفت نخورده باید مرکز فرکانسی که مقادیر روشن (زیاد) دارد در چهار گوشه باشد و در تصویر شیفت خورده این مقادیر روشن در مرکز تصویر قرار می‌گیرند طیف‌های بدون لگاریتم هم صفحات تیره هستند مه تنها در وسط آن‌ها یک نقطه روشن است به علت عدم امکان تمایز دادن بین بازه زیادی از شدت روشنایی اما در طیف با لگاریتم طیف به خوبی مشاهده میشود.

برای پیاده‌سازی لگاریتم از تابع `log_transform` که مربوط به تمرین سری ۲ است، استفاده شده است. (توضیحات این تابع به طور کامل در تمرین ۲ داده شده است). این تابع یک عکس را به عنوان ورودی دریافت کرده و لگاریتم آن را طبق فرمول تبدیل لگاریتم خروجی میدهد.

در تابع `Q_4_1_2` کد مربوط به تمرین ۲-۱-۴ پیاده سازی شده است. این تابع به عنوان ورودی عکس را دریافت میکند و ۴ نسخه متفاوت را به عنوان خروجی میدهد.

ابتدا تنها از عکس ورودی تبدیل فوریه میگیرد و مقدار `magnitude` آن را به عنوان که نه شیفت داده شده و نه لگاریتم از آن گرفته شده با عنوان `mag` خروجی میدهد.

خروجی دوم این تابع `mag_shifted` است که خروجی تبدیل را شیفت میدهد اما لگاریتم از آن گرفته نشده.

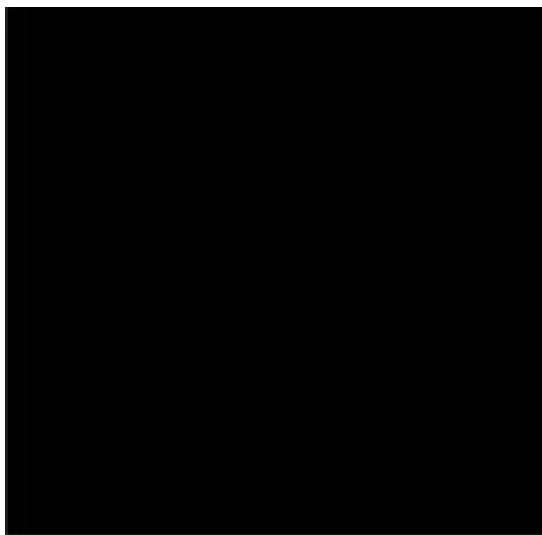
کرده‌اند طیف را بهتر میتوان دید. چون شیف مبدأ فرکانسی داده نشده مشاهده می‌شود که مبدأ فرکانسی در چهار گوشه عکس روشن است.

در شکل ۱۵ هم لگاریتم اعمال شده و هم شیف بمدا فرکانسی و مشاهده می‌شود که مبدأ فرکانسی در وسط عکس سفید است. این نقطه حاصل جمع مقادیر تمامی پیکسل ها میباشد.

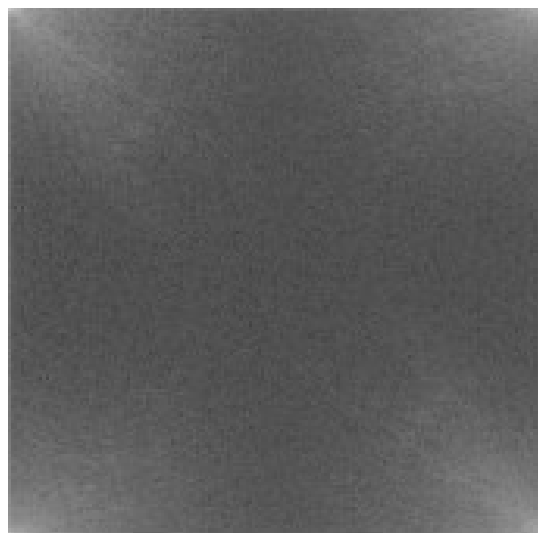
این نتایج کلی از ۴ طیف lena برای طیف های عکس های Barbara, F16, Baboon که در ادامه آورده می‌شود نیز به همین صورت میباشد و برای جلوگیری از تکرار دیگر تکرار نمیشود.

نکته دیگری که در شکل ۱۵ میتوان مشاهده کر این است که در این طیف، خط ها روشن عمودی افقی وجود دارند که به ترتیب نشان دهنده لبه افقی و عمودی در تصویر lena هستند همچنین خط روشن دیگر در طیف مه در زاویه ۱۳۵ درجه از محور مختصات قرار دارد نشان دهنده لبه ۴۵ درجه در عکس lena میباشد. (لبه های دور کلاه در عکس ۴۵ درجه هستند). همچنین ضرایب فوریه برای لبه های افقی و عمودی تقریباً مشابه هستند در حالی که برای ۱۳۵ درجه حوزه فرکانس (۴۵ درجه حوزه مکان) مقادیر این ضرایب متفاوت است.

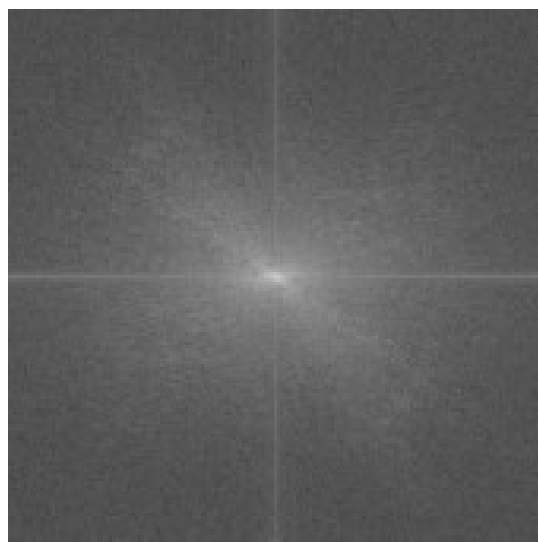
نتایج ۴ حالت طیف Barbara:



شکل ۱۶) طیف Barbara بدون شیف و بدون لگاریتم



شکل ۱۴) طیف lena بدون شیف و با اعمال لگاریتم

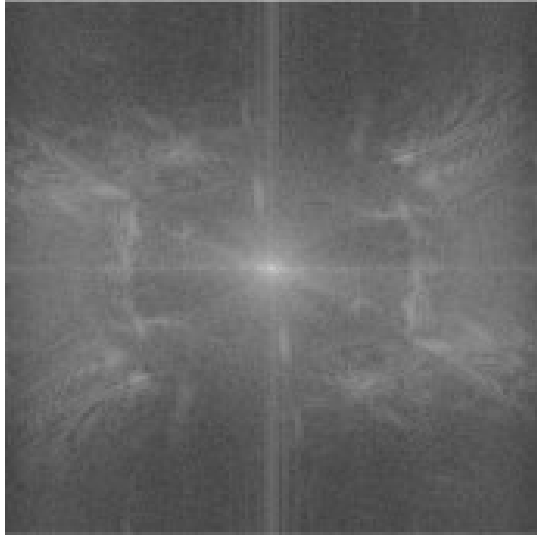


شکل ۱۵) طیف lena با اعمال شیف و اعمال لگاریتم

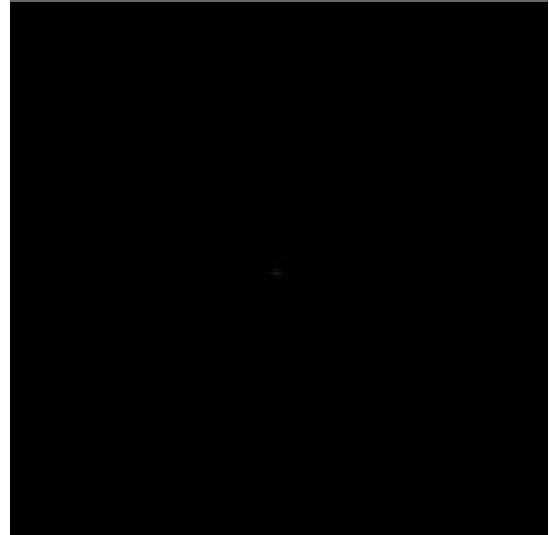
ابتدا نتایج طیف های lena را بررسی میکنیم. در شکل ۱۲ چون شیف اعمال نشده مرکز فرکانسی در چهار گوشه قرار دارد اما چون لگاریتم اعمال نشده تا بتوان این بازه را بهتر مشاهده کرد، کل طیف به صورت یکپارچه سیاه مشاهده می‌شود. و نمیتوان از آن اطلاعاتی به دست آورد.

در شکل ۱۳ چون شیف مرکز فرکانسی به مبدأ صورت گرفته در مرکز شکل ۱۳ یه دایره کوچک سفید رنگ (کمی باید دقت شود) دیده میشود. این نقطه حاصل جمع مقادیر تمامی پیکسل ها میباشد.

در شکل ۱۴ چون لگاریتم گرفته شده است و رنج بسایر زیاد طیف توسط تبدیل لگاریتمی به رنج محدود تری تبدیل شده است و نقاط تیره کمتر است بیشتری پیدا

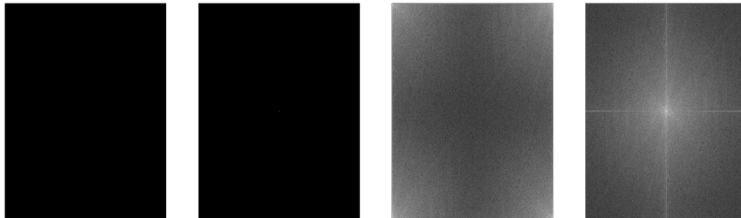


شکل ۱۹) طیف Barbara با اعمال شیفت و با اعمال لگاریتم

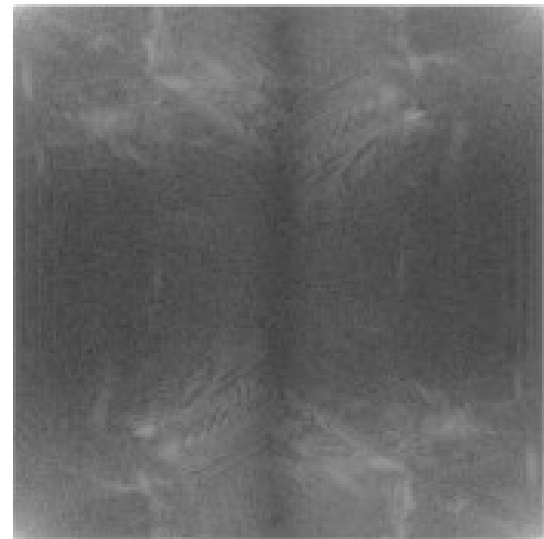


شکل ۱۷) طیف Barbara با اعمال شیفت و بدون لگاریتم، (به نقطه سفید کوچک وسط طیف دقت شود)

در شکل ۱۶ و ۱۷ که ورژن های بدون لگاریتم هستند، طیف های حاصل همانند شکل ۱۲ و ۱۳ برای lena هستند. در شکل ۱۹ مقادیر زیادی در خط عمودی و بیط طیف مشاهده می شود که نشان دهنده لبه های افقی کوچک در تصور حوزه مکان (برعکس بودن حوزه فرکانس و زمان) میباشد. این لبه های افقی کوچک در شلوار موجود در عکس مشاهده میشوند. نتایج ۴ حالت طیف F16:



شکل از سمت چپ ۲۰ و ۲۱ و ۲۲ و ۲۳) طیف های مربوط به F16 در ورژن های بدون لگاریتم مانند شکل ۲۰ و ۲۱ مشاهده می شود که نتایج برای F16 مانند تصاویر lena و باربارا است. در شکل ۲۳ مشاهده می شود که مقادیر محور عمودی بزرگتر از محور افقی هستند. این به این معناست که تصویر F16 در حوزه مکان لبه های افقی مشخص تری نسبت به لبه های عمودی است. که کاملاً نیز لبه افقی خود بدنه هواپیما این را تأیید میکند.



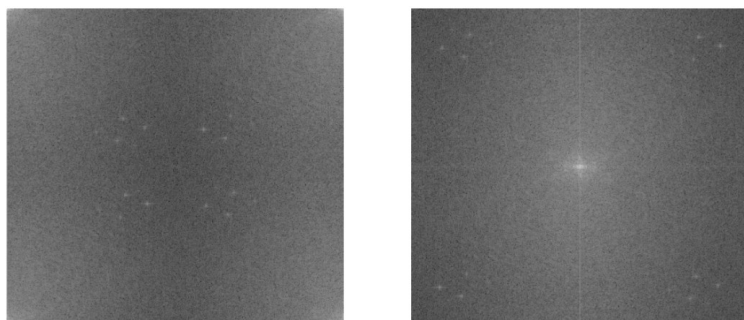
شکل ۱۸) طیف Barbara بدون شیفت و با اعمال لگاریتم

نتایج ۴ حالت طیف Baboon:

شکل ۲۷ و ۲۸ از چپ) طیف Baboon بدون لگاریتم و بدون شیفت -  
طیف Baboon بدون لگاریتم و با اعمال شیفت



شکل ۲۴) تصویر Barbara



شکل ۲۹ و ۳۰ از چپ) طیف Baboon با لگاریتم و بدون شیفت - طیف  
Baboon با لگاریتم و با اعمال شیفت

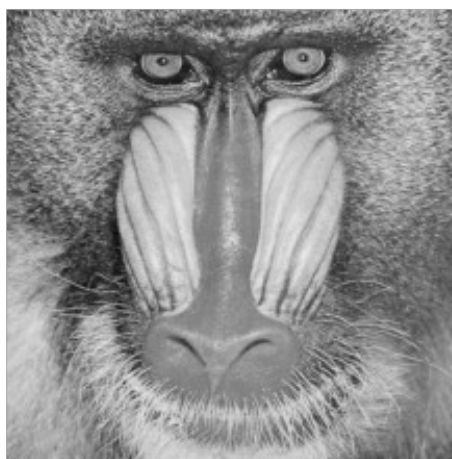


شکل ۲۵) تصویر F16

در شکل ۳۰ در طیف Baboon مشاهده می‌شود که تجمع مقادیر بالا فرکانس در مرکز می‌باشد و همچنین در هر چهار گوشه طیف نیز سه نقطه با مقدار فرکانسی بالا وجود دارد. این به این دلیل است که در تصویر Baboon و به خصوص در قسمت صورت، طرح‌هایی که در صورت دیده می‌شود مانند نويز است و همچنین به طور کلی است تصویر تغییراتی با فرکانس بالا دارد که این تغییرات غیر پررودیک هستند و این سه نقطه مقدار بالا در هر چهار جهت طیف شکل ۳۰ دلالت بر این موضوع دارد.

## ۳-۲ تمرین ۱-۲-۴

در قسمت اول گفته شده که عکسی با سایز ۲۵۶ در ۲۵۶ داده شده است و هدف آن است که خروجی فیلتر در حوزه زمان و هم فرکانس هم در سایز ۲۵۶ در ۲۵۶ باشد. میدانیم در حوز همکان برای اینکه سایز تصویر ورودی با خروجی حاصل از فیلتر برابر باشد باید از same padding استفاده کرد. same padding به این گونه است



شکل ۲۶) تصویر Baboon



که اگر سایز عکس  $n * n$  و سایز فیلتر  $f * f$  باشد، سایز پدینگ در هر لبه عکس باید  $(f-1)/2$  باشد. در اینجا گفته شده که سایز فیلتر ۱۱ است. طبق فرمول بالا پدینگ باید ۱۰ باشد. این پدینگ ۱۰ از هر سمت به تصویر اضافه میشود. پس سایز تصویر به  $256 + 2(10) = 276$  میرسد. در نتیجه در بخش اول این سؤال باید فیلتر پدینگ شوند تا به سایز ۲۷۶ برسند و بعد در حوزه فوریه ضرب آرایه ای شوند. در این صورت سایز خروجی فیلتر در فرکانس با سایز خروجی فیلتر در مکان با سایز تصویر اصلی برابر خواهد بود.

در قسمت بعدی مراحل convolution خواسته شده است که به صورت زیر است:

- ۱- سایز تصویر اگر  $m$  در  $n$  است باید به نحوی pad شود که سایز آن  $2m$  در  $2n$  شود
- ۲- شیفت صورت بگیرد که مرکز فرکانسی روی مرکز مختصات بیفتد برای نمایش بهتر طیف. این کار به دورش ممکن است استفاده از  $\text{fftshift}$  بعد از تبدیل فوریه یا ۱- به توان  $X+Y$  در حوزه مکان.
- ۳- تبدیل فوریه در مسیر رفت
- ۴- ضرب آرایه ای فیلتر در حوزه فرکانس در عکس در حوزه فرکانس
- ۵- معکوس تبدیل  $\text{ifft}$
- ۶- شیفت دادن مرکز فرکانسی از مرکز مختصات به ۰ و ۰

برای قسمت بعدی سؤال، گفته شده که ۲۵۶ در ۲۵۶ نقطه در DFT استفاده شده است و این به این معنی است که خروجی IDFT در برگشت به حوزه مکان از فرمانس پس از اعمال فیلترینگ ۲۵۶ در ۲۵۶ است و از آنجایی که میدانیم در مراحل فلتریگ حوزه فرکانس طول و عرض عکس ورودی دو برابر می شود (طبق مراحل بالا) پس اندازه عکس ورودی ۱۲۸ در ۱۲۸ است.  $M = n = 128$

## ۴-۲ تمرین ۲-۲

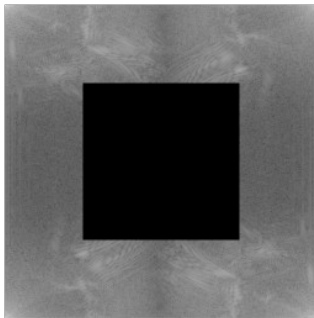
در این تمرین خواسته شده است تا ابتدا تبدیل فوریه گسسته برای عکس بارابارا محاسبه شود و بعد ضرایب فوریه با شرایط قسمت های  $a$  و  $b$  صفر شوند و بعد با معکوس تبدیل عکس به حوزه مکان بازگردد و  $\text{normalize}$  صورت بگیرد و نتایج بررسی شوند.

تابع  $\text{normalize}$  عملیات نرمالایز کردن را انجام میدهد به این صورت که ورودی یک عکس را دریافت میکند و با به دست آوردن مقدار ماکزیمم و مینم در این عکس با استفاده از  $\text{np.mean}$  و  $\text{np.max}$  و استفاده از فرمول نرمالایز کردن خطی مقادیر پیکسل هارا نرمال میکند بین ۰ و ۲۵۵.

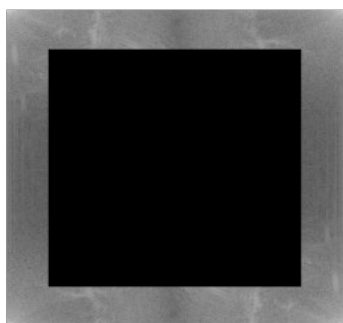
بررسی قسمت  $a$ :

برای این قسمت تابع  $Q\_4\_2\_2\_a$  پیاده سازی شده است.

این تابع برای ورودی عکس و مقدار  $T$  را دریافت میکند. ابتدا عکس را به حوزه فوریه میرسد و پس از به دست آوردن ضرایب فوریه نواحی که در قسمت  $a$  گفته شده است را در ناترسی ضرایب فوریه برابر ۰ قرار میدهد و با معکوس تبدیل فوریه به مکان برمیگردد و خروجی را نرمال میکند با تابع  $\text{normalize}$  و خروجی نرمالایز شده و خروجی را در حوزه فرکانس را خروجی میدهد.



شکل ۳۱) اعمال شرایط  $a$  با  $T=1/4$



شکل ۳۲) اعمال شرایط  $a$  با  $T=1/8$

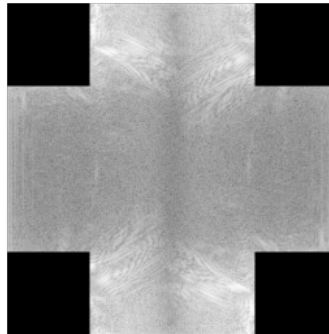
در پیاده سازی تابع قسمت  $a$  از  $\text{fftshift}$  استفاده نشده استدر نتیجه در وسط طیف فرکانس های بالا وجود دارند. در شکل ۳۱ و ۳۲ با توجه به طیف دیده می شود که قسمت های مرکز با توجه به مقدار  $T$  مقدار ۰ دارند. در  $T$  برابر با  $1/8$  در شکل ۳۲ ناحیه مشکی بزرگتر است. بر اساس شکل ۳۲ و ۳۱ بر اساس حذف کردن مقادیر در قسمت  $a$  فرکانس های بالا که در مرکز قرار دارند و شامل لبه ها و نویز های تصویر هستند ۰ می شوند. با ۰ کردن این مقادیر درواقع همانند فیلتر  $\text{lowpass}$  رفتار می شود و تصویر  $\text{smooth}$  میشود. در شکل ۳۲ چون ناحیه ۰ شده بزرگتر است و فرکانس های بالای بیشتری را عبور میدهد در نتیجه تصویر نیز بیشتر از شکل ۳۱  $\text{smooth}$

شده است. این موضوع را میتوان با مقایسه لبه های آرنج و دست ها در دو تصویر ۳۱ و ۳۲ بیشتر تشخیص داد.

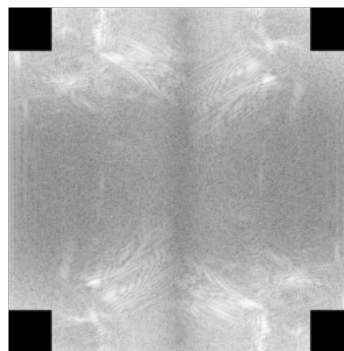
فرکانس های پایین را عبور نمیدهد و فرکانس های بالا را عبور میدهد.

برای شرط  $b$  نیز تابع  $Q\_4\_2\_2\_b$  پیاده سازی شده اینک ه همانند تابع قسمت  $a$  است با این تفاوت که شرط هایی که در قسمت  $b$  داده شده اند درواقع ۴ قسمت گوشه طیف را ۰ میکنند و این تابع پس از تبدیل کردن تصویر ورودی به حوزه فرکانس در ماتریس ضرایب فوریه با توجه به مقدار  $T$  که در ورودی دریافت کرده است، ضرایب که در این ۴ گوشه قرار دارند را ۰ میکند و با معکوس تبدیل به حوزه مکان باز میگردد و خروجی را نرمالایز میکند و این خروجی نرمالایز شده و مقدار خروجی در حوزه فرکانس را خروجی میدهد.

بر اساس شروط  $b$  شکل ۳۳ که مقدار  $T$  در آن برابر با  $1/4$  است، سطح گوشه هایی که مقدار ۰ میگیرند (فرکانس ها پایین) در طیف بیشتر است از شکل ۳۴. به این معنا که در شکل ۳۳ ضرایب بیشتری از شکل ۳۴ حذف می شود و یعنی در شکل ۳۳ چون محدوده بیشتری حذف می شود عملاً مقداری فرکانس های پایین تری را هم ۰ میکند. نتیجه این است که شکل ۳۳ از شکل ۳۴ بیشتر کلیات را حذف میکند. این نکته را میتوان با توجه به سطح پشت فرد در عکس که در ۳۴ هنوز اثراتی از آن هست اما در ۳۳ کاملاً از بین رفته است بیشتر متوجه شد.



شکل ۳۳) اعمال شرایط  $b$  با  $T=1/4$



شکل ۳۴) اعمال شرایط  $b$  با  $T=1/8$

در پیاده سازی تابع قسمت  $b$  از  $\text{fftshift}$  استفاده نشده است در نتیجه در ۴ گوشه طیف فرکانس های پایین (کلیات تصویر) وجود دارند.

طبق شروط  $b$  ضرایب فوریه نواحی در ۴ گوشه طیف ۰ می شوند و چون در این نواحی فرکانس های پایین و کلیات تصویر وجود دارند درواقع شروط  $b$  برخلاف  $a$  با ۰ کردن این نواحی مانند فیلتر  $\text{highpass}$  عمل می مند چون

### ۳- کد تمرینات

```

# -*- coding: utf-8 -*-
"""Frequency_Domain_Sara_Ghavampour_9812762781.ipynb

Automatically generated by Colaboratory.

Original file is located at
    https://colab.research.google.com/drive/1lzSfG3WFScbFX2w5zWnQR22H7qQ7yGyG
"""

!wget --load-cookies /tmp/cookies.txt "https://docs.google.com/uc?export=download&confirm=$(wget --quiet --save-cookies /tmp/cookies.txt --keep-session-cookies --no-check-certificate
!wget --load-cookies /tmp/cookies.txt "https://docs.google.com/uc?export=download&confirm=$(wget --quiet --save-cookies /tmp/cookies.txt --keep-session-cookies --no-check-certificate
!wget --load-cookies /tmp/cookies.txt "https://docs.google.com/uc?export=download&confirm=$(wget --quiet --save-cookies /tmp/cookies.txt --keep-session-cookies --no-check-certificate
!wget --load-cookies /tmp/cookies.txt "https://docs.google.com/uc?export=download&confirm=$(wget --quiet --save-cookies /tmp/cookies.txt --keep-session-cookies --no-check-certificate

# Commented out IPython magic to ensure Python compatibility.
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import sklearn
import cv2
from math import *
from sklearn.metrics import mean_squared_error
# %matplotlib inline

def show_img(*args, figsize=10, is_gray=True, title=None, fontsize=12):
    if isinstance(figsize, int):
        figsize = (figsize, figsize)
    images = args[0] if type(args[0]) is list else list(args)
    cmap=None
    if not is_gray:
        images = list(map(lambda x: cv2.cvtColor(x, cv2.COLOR_BGR2RGB), images))
    else:
        cmap = 'gray'
    plt.figure(figsize=figsize)
    for i in range(1, len(images)+1):
        plt.subplot(1, len(images), i)
        if title is not None:
            plt.title(title[i-1], fontsize=fontsize)

        plt.imshow(images[i-1], cmap=cmap)
        plt.axis('off')

lena_img=cv2.imread('Lena.bmp')
lena_img = cv2.cvtColor(lena_img,cv2.COLOR_BGR2GRAY)
plt.imshow(lena_img,cmap='gray')
plt.axis('off')
plt.show()

"""4.1. Fourier transform
4.1.1
"""
###----- 4.1.1

def pad_before_fft(img,pad_size):
    padded_img = np.zeros((2*pad_size,2*pad_size))
    padded_img[0:img.shape[0],0:img.shape[1]] = img
    return padded_img

show_img(pad_before_fft(lena_img,512))

"""plotting magnitude"""

def fourier_magnitude(x,pad_size):
    x_pad=pad_before_fft(x,pad_size)
    fft=np.fft.fftshift(np.fft.fft2(x_pad))
    return np.abs(fft)

filter_a=np.array([[1,2,1],[2,4,2],[1,2,1]])*(1/16)

show_img(fourier_magnitude(filter_a,512))

filter_a_1 = (1/4)*np.array([[1],[2],[1]])
show_img(fourier_magnitude(filter_a_1,512))

filter_a_1

filter_a_2 = (1/4)*np.array([[1,2,1]])
show_img(fourier_magnitude(filter_a_2,512))

filter_b=np.array([[1,-1,-1],[-1,8,-1],[-1,-1,-1]])
show_img(fourier_magnitude(filter_b,512))

filter_c = np.array([[0,-1,0],[-1,5,-1],[0,-1,0]])
show_img(fourier_magnitude(filter_c,512))

"""apply filters in frequency domain"""

def filter_frequency_domain(img,filter):
    img_pad = pad_before_fft(img,img.shape[0])
    x_fft=np.fft.fftshift(np.fft.fft2(img_pad))

    filter_pad = pad_before_fft(filter,img.shape[0])
    filter_fft=np.fft.fftshift(np.fft.fft2(filter_pad))

    out = x_fft * filter_fft
    # return np.fft.ifft2(np.fft.ifftshift(out))
    return abs(np.fft.ifft2(np.fft.ifftshift(out)))[0:img.shape[0],0:img.shape[1]]

freq_filtered_a_1 = filter_frequency_domain(lena_img,filter_a_1)
show_img(lena_img,freq_filtered_a_1,title=['original image','apply filter a_1 on image'])

freq_filtered_a_2 = filter_frequency_domain(lena_img,filter_a_2)
show_img(lena_img,freq_filtered_a_2,title=['original image','apply filter a_2 on image'])

freq_filtered_a = filter_frequency_domain(lena_img,filter_a)
show_img(lena_img,freq_filtered_a,title=['original image','apply filter a on image'])

freq_filtered_b = filter_frequency_domain(lena_img,filter_b)
show_img(lena_img,freq_filtered_b,title=['original image','apply filter b on image'])

freq_filtered_c = filter_frequency_domain(lena_img,filter_c)
show_img(lena_img,freq_filtered_c,title=['original image','apply filter c on image'])

"""4.1.2"""
###----- 4.1.2

```

```

def log_transform(img): # s = c log(r+1) # 255/log(r_max +1)
    r_max = np.max(img)
    c = 255/log(r_max +1)
    out = img.copy()
    out = c * np.log(img+1)
    return out.astype('int32')

def Q_4_1_2(x):
    mag=abs(np.fft.fft2(x)) # without shift- without log
    mag_shifted=abs(np.fft.fftshift(np.fft.fft2(x))) # with shift- without log
    mag_log=log_transform(abs(np.fft.fft2(x))) # without shift- with log
    mag_log_shifted=log_transform(abs(np.fft.fftshift(np.fft.fft2(x)))) # with shift- with log
    return mag,mag_shifted,mag_log,mag_log_shifted

plt.imshow(lena_img,cmap='gray')
plt.axis('off')
plt.show()

# 4.1..2 on lena
lena_mag,lena_mag_shifted,lena_mag_log,lena_mag_log_shifted=Q_4_1_2(lena_img)
show_img(lena_mag,lena_mag_shifted,lena_mag_log,lena_mag_log_shifted,figsize=35)

barbara_img=cv2.imread('Barbara.bmp')
barbara_img = cv2.cvtColor(barbara_img,cv2.COLOR_BGR2GRAY)
plt.imshow(barbara_img,cmap='gray')
plt.axis('off')
plt.show()

# 4.1..2 on barbara
barbara_mag,barbara_mag_shifted,barbara_mag_log,barbara_mag_log_shifted=Q_4_1_2(barbara_img)
show_img(barbara_mag,barbara_mag_shifted,barbara_mag_log,barbara_mag_log_shifted,figsize=35)

F16_img=cv2.imread('F16.bmp')
F16_img = cv2.cvtColor(F16_img,cv2.COLOR_BGR2GRAY)
plt.imshow(F16_img,cmap='gray')
plt.axis('off')
plt.show()

# 4.1..2 on f16
F16_mag,F16_mag_shifted,F16_mag_log,F16_mag_log_shifted=Q_4_1_2(F16_img)
show_img(F16_mag,F16_mag_shifted,F16_mag_log,F16_mag_log_shifted,figsize=35)

Baboon_img=cv2.imread('Baboon.bmp')
Baboon_img = cv2.cvtColor(Baboon_img,cv2.COLOR_BGR2GRAY)
plt.imshow(Baboon_img,cmap='gray')
plt.axis('off')
plt.show()

# 4.1..2 on Baboon
Baboon_mag,Baboon_mag_shifted,Baboon_mag_log,Baboon_mag_log_shifted=Q_4_1_2(Baboon_img)
show_img(Baboon_mag,Baboon_mag_shifted,Baboon_mag_log,Baboon_mag_log_shifted,figsize=35)

"""4.2

4.2.2
"""

#----- 4.2.2

def normalize(img):
    min = np.min(img)
    max = np.max(img)
    return ((img-min)/(max-min) * 255).astype('uint8')

#----- part a

def Q_4_2_2_a(img,T):
    n = img.shape[0]
    dft = np.fft.fft2(img)
    filter_dim = int((1-T)*n) - int(T*n)
    dft[int(T*n):int((1-T)*n) ,int(T*n):int((1-T)*n) ] = np.zeros((filter_dim,filter_dim))
    out = np.abs(np.fft.ifft2(dft))
    out_freq= np.log(np.abs(dft))
    out_freq[out_freq == -inf] = 0
    return normalize(out),out_freq

# filter a , t = 1/4
temp,dft = Q_4_2_2_a(barbara_img,1/4)
show_img(dft,temp)

# filter a , t = 1/8
temp,dft = Q_4_2_2_a(barbara_img,1/8)
show_img(dft,temp)

#----- part b

def Q_4_2_2_b(img,T):
    n = img.shape[0]
    dft = np.fft.fft2(img)
    tn = int(T*n)
    t_1_n = int((1-T)*n)
    dft[0:tn ,0:tn] = np.zeros((tn,tn))
    dft[0:tn ,t_1_n:n] = np.zeros((tn,tn))
    dft[t_1_n:n ,0:tn] = np.zeros((tn,tn))
    dft[t_1_n:n ,t_1_n:n] = np.zeros((tn,tn))
    out = np.abs(np.fft.ifft2(dft))
    out_freq= np.log(np.abs(dft))
    out_freq[out_freq == -inf] = 0
    return normalize(out),out_freq

# filter b , t = 1/4
temp,dft = Q_4_2_2_b(barbara_img,1/4)
show_img(dft,temp)

# filter b , t = 1/8
temp,dft = Q_4_2_2_b(barbara_img,1/8)
show_img(dft,temp)

```