

1. الف) برای نوشتن تابع ILPF ابتدا تصویر را به حوزه ی فرکانس میبریم :

```
fft = np.fft.fft2(image)
fftShift = np.fft.fftshift(fft)
```

یک ماسک کاملاً سیاه هم اندازه ی تصویر میسازیم :

```
rows, cols = image.shape
mask = np.zeros((rows, cols), np.uint8)
```

و با استفاده از کد زیر دایره ی سفید که در وسط فیلتر وجود دارد را میسازیم. فاصله ی هر پیکسل را تا مرکز حساب کرده تا اگر کوچک تر مساوی D0 بود، آن پیکسل سفید بشود. (crow و ccol مرکز ماسک هستند) :

```
for i in range(rows):
    for j in range(cols):
        if np.sqrt((i - crow) ** 2 + (j - ccol) ** 2) <= D0:
            mask[i, j] = 1
```

سپس چون در حوزه ی فرکانس هستیم کفایت ماسک را ضربدر فوریه شیفتم یافته ی تصویر کنیم :

```
fftShift_filter = fftShift * mask
```

و سپس عکس تبدیل فوریه میگیریم تا تصویر فیلتر شده را به ما برگرداند :

```
ifft_shift = np.fft.ifftshift(fftShift_filter)
filtered_img = np.fft.ifft2(ifft_shift)
filtered_img = np.abs(filtered_img)
```

کد تابع ILPF به صورت زیر است :

```
def ideal_lowPass_filter(image, D0):
    # Fourier transform on the image
    fft = np.fft.fft2(image)
    fftShift = np.fft.fftshift(fft)

    # Create an ideal lowPass filter mask
    rows, cols = image.shape
    crow, ccol = rows // 2, cols // 2
    mask = np.zeros((rows, cols), np.uint8)

    # Generate circular mask
    for i in range(rows):
        for j in range(cols):
            if np.sqrt((i - crow) ** 2 + (j - ccol) ** 2) <= D0:
                mask[i, j] = 1

    # Apply the filter to the image in the frequency domain
    fftShift_filter = fftShift * mask

    # Inverse Fourier Transform
    ifft_shift = np.fft.ifftshift(fftShift_filter)
    filtered_img = np.fft.ifft2(ifft_shift)
    filtered_img = np.abs(filtered_img)

    return filtered_img
```

خروجی فیلتر کردن تصویر با شعاع های ۱۰، ۳۰، ۶۰، ۱۶۰ به ترتیب از چپ به راست :



(ب) برای نوشتن تابع BLPF نیز تمام مراحل بالا را انجام میدهم با این تفاوت که این تابع  $n$  را هم به عنوان ورودی میگیرد که در این سوال  $n=1$  در نظر میگیریم. و همچنین از فرمول زیر برای ایجاد دایره استفاده میکنیم :

$$H(u, v) = \frac{1}{1 + [D(u, v) / D_0]^{2n}}$$



**FIGURE 4.44** (a) Perspective plot of a Butterworth lowpass-filter transfer function. (b) Filter displayed as an image. (c) Filter radial cross sections of orders 1 through 4.

کد ایجاد دایره به صورت زیر است :

```
for i in range(rows):
    for j in range(cols):
        distance = np.sqrt((i - crow) ** 2 + (j - ccol) ** 2)
        mask[i, j] = 1 / (1 + (distance / D0) ** (2 * n))
```

کد تابع BLPF به صورت زیر است :

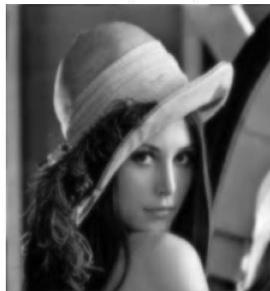
```
def butterworth_lowPass_filter(image, D0, n):  
    # Fourier transform on the image  
    fft = np.fft.fft2(img)  
    fftShift = np.fft.fftshift(fft)  
  
    # Create a Butterworth lowPass filter mask  
    rows, cols = img.shape  
    crow, ccol = rows // 2, cols // 2  
    mask = np.zeros((rows, cols))  
  
    # Generate circular mask  
    for i in range(rows):  
        for j in range(cols):  
            distance = np.sqrt((i - crow) ** 2 + (j - ccol) ** 2)  
            mask[i, j] = 1 / (1 + (distance / D0) ** (2 * n))  
  
    # Apply the filter to the image in the frequency domain  
    fftShift_filter = fftShift * mask  
  
    # Inverse Fourier Transform  
    ifft_shift = np.fft.ifftshift(fftShift_filter)  
    filtered_img = np.fft.ifft2(ifft_shift)  
    filtered_img = np.abs(filtered_img)  
  
    return filtered_img
```

خروجی فیلتر کردن تصویر با شعاع های ۱۰، ۳۰، ۶۰، ۱۶۰ به ترتیب از چپ به راست :

BLPF (D0=10)



BLPF (D0=30)



BLPF (D0=60)



BLPF (D0=160)



مقایسه بین ILPF و BLPF با اندازه D0 یکسان (30)، خاصیت ringing را در ILPF نشان می دهد :

ILPF



BLPF



2. الف) برای طراحی فیلتر median ابتدا یک تصویر هم اندازه ی تصویر اصلی ایجاد کرده و روی آن zero padding انجام

میدهم :

```
filtered_img = np.zeros_like(image)
padded_img = np.pad(image, ksize//2, mode='constant')
```

سپس دو حلقه ی for روی پیکسل های تصویر زده تا همسایه های آن پیکسل را به اندازه ی ماسک فیلتر median گرفته و در یک آرایه میریزیم . سپس با np.median ، پیکسل میانه را پیدا کرده و به تصویر assign می کنیم:

```
for i in range(image.shape[0]):
    for j in range(image.shape[1]):
        neighbors = padded_img[i:i+ksize, j:j+ksize]
        median = np.median(neighbors)
        filtered_img[i,j] = median
```

کد تابع median filter به صورت زیر است :

```
def median_filter(image, ksize):

    #Create a new image of the same size as the input image
    filtered_img = np.zeros_like(image)
    #Apply Zero Padding
    padded_img = np.pad(image, ksize//2, mode='constant')

    #Loop over the image pixels
    for i in range(image.shape[0]):
        for j in range(image.shape[1]):

            #Get the neighboring pixels
            neighbors = padded_img[i:i+ksize, j:j+ksize]
            #Find the median value
            median = np.median(neighbors)
            #Assign the median value to the filtered image
            filtered_img[i,j] = median

    return filtered_img

#Apply median filter to images
def apply_median_filter(img, size):
    return median_filter(img, size)

images = [img1, img2, img3]
sizes = [3, 5, 9]
```

خروجی median filter با ماسک های ۳ و ۵ و ۹ برای ۳ تصویر داده شده به صورت زیر است :



طبق خروجی تصاویر بالا ماسک ۵ در ۵ بهتر از دو تای دیگر عمل کرده است، هم نویز تصویر را از بین برده تا حدودی و نه خیلی تصویر را تار کرده است.

ب) برای طراحی فیلتر adaptive median هم مانند قسمت الف ابتدا یک تصویر هم اندازه ی تصویر اصلی ایجاد کرده و روی آن zero padding انجام میدهیم و سپس دو حلقه ی for روی پیکسل های تصویر می زنیم.

مقدار اولیه را برای سایز window و flag که برای تشخیص نویز است را مشخص میکنیم :

```
size = 3
flag = False
```

یک حلقه ی while میزنیم تا زمانی که نویز تشخیص بدهیم و یا به سایز ماکزیمم رسیده باشیم . همسایه های پیکسل را گرفته و در آرایه میریزیم و سپس آن ها را sort میکنیم :

```
while not flag and size <= S_max:
    neighbors = padded_img[i:i+size, j:j+size]
    neighbors = np.sort(neighbors.ravel())
```

در آرایه ی sort شده ی پیکسل های همسایه تصویر، پیکسل maximum , minimum و median را پیدا میکنیم :

```
Z_min = neighbors[0]
Z_max = neighbors[-1]
Z_median = neighbors[len(neighbors)//2]
```

در این قسمت از کد نیز مشخص میکند که اگر  $Z_{\min} < Z_{\text{median}} < Z_{\max}$  و اگر پیکسل تصویر بین  $Z_{\min}$  و  $Z_{\max}$  باشد، نویز است و خروجی همان پیکسل original خواهد بود :

```
if Z_min < Z_median < Z_max:
    if Z_min < image[i,j] < Z_max:
        filtered_img[i,j] = image[i,j]
    else:
        filtered_img[i,j] = Z_median
    flag = True
```

و اگر  $Z_{\min} < Z_{\text{median}} < Z_{\max}$  نبود، سایز window را ۲ تا اضافه کن . (چون باید فرد باشد)

```
else:
    size += 2
```

در آخر اگر نویزی تشخیص داده نشد و یا به سایز ماکزیمم رسیدیم، خروجی همان پیکسل original تصویر خواهد بود.

```
if not flag:
    filtered_img[i,j] = image[i,j]
```

کد تابع adaptive median filter به صورت زیر است :

```
def adaptive_median_filter(image, S_max):

    #Create a new image of the same size as the input image
    filtered_img = np.zeros_like(image)
    #Apply Zero Padding
    padded_img = np.pad(image, S_max//2, mode='constant')

    #Loop over the image pixels
    for i in range(image.shape[0]):
        for j in range(image.shape[1]):

            #Initialize the window size
            size = 3
            #Initialize a flag for noise detection
            flag = False

            #Loop until noise is detected or maximum size is reached
            while not flag and size <= S_max:

                #Get the neighboring pixels
                neighbors = padded_img[i:i+size, j:j+size]
                #sort the neighbors
                neighbors = np.sort(neighbors.ravel())

                #Find the minimum, maximum and median values
                Z_min = neighbors[0]
                Z_max = neighbors[-1]
                Z_median = neighbors[len(neighbors)//2]
```



```

        #if the median is a noise
        if Z_min < Z_median < Z_max:

            #if the current pixel is a noise
            if Z_min < image[i,j] < Z_max:
                #Output the current pixel value
                filtered_img[i,j] = image[i,j]
            else:
                #Output the median value
                filtered_img[i,j] = Z_median

            #noise flag is true
            flag = True

        else:
            size += 2

    #if maximum size is reached and no noise is detected
    if not flag:
        #output the original pixel value
        filtered_img[i,j] = image[i,j]

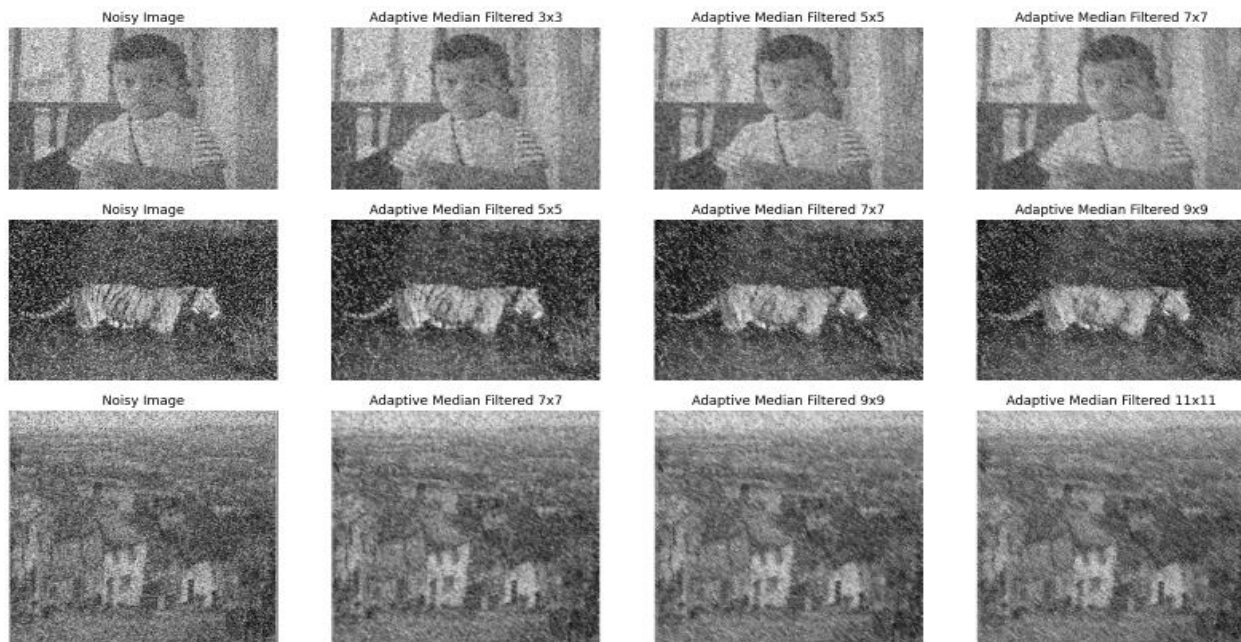
    return filtered_img

#Apply adaptive median filter to images
def apply_adaptive_median_filter(img, size):
    return adaptive_median_filter(img, size)

images = [img1, img2, img3]
sizes = [[3, 5, 7], [5, 7, 9], [7, 9, 11]]

```

خروجی adaptive median filter با ماسک های ۵ و ۷ برای تصویر اول، ماسک های ۵ و ۷ و ۹ برای تصویر دوم و ماسک های ۷ و ۹ و ۱۱ برای تصویر سوم به صورت زیر است :



بهترین اندازه ی پنجره ماکزیمم برای هر عکس بسته به میزان نویز متفاوت است ، اما با توجه به نتیجه فوق بهترین مقدار ۷ و ۹ است.

3. برای حذف نویز در حوزه ی فرکانس ابتدا از تصویر در حوزه ی فرکانس تبدیل فوریه و تبدیل فوریه شیفت یافته میگیریم تا نویز ها را شناسایی کنیم :

```
#Read image
img = cv2.imread("drive/MyDrive/DIP_EXC3/Q3/Q3_img.jpg",0)

#Compute the Fourier transform
fft = np.fft.fft2(img)
S_fft = np.log(1+np.abs(fft))

#Shift the Fourier transform
fft_shift = np.fft.fftshift(fft)
fft_shift = np.log(1+np.abs(fft_shift))

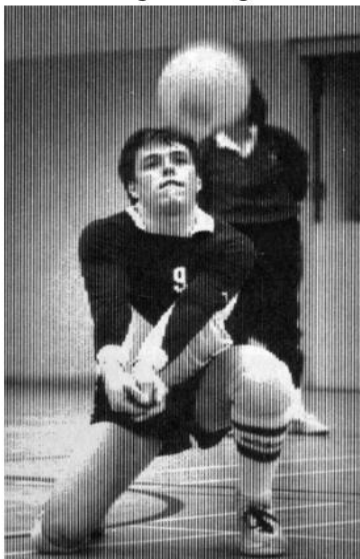
#Show images
f, ax = plt.subplots(1,3,figsize=(12,14))

ax[0].imshow(img, cmap='gray')
ax[0].set_title("Original Image")
ax[0].axis('off')
ax[1].imshow(S_fft, cmap='gray')
ax[1].set_title("Log of Abs of fft")
ax[1].axis('off')
ax[2].imshow(fft_shift ,cmap='gray')
ax[2].set_title("Log of Abs of fft shift")
ax[2].axis('off')

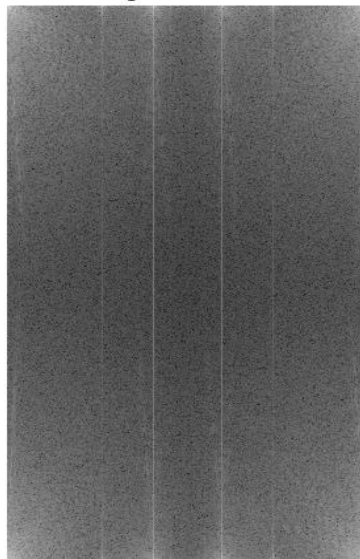
plt.show()
```

خروجی کد بالا :

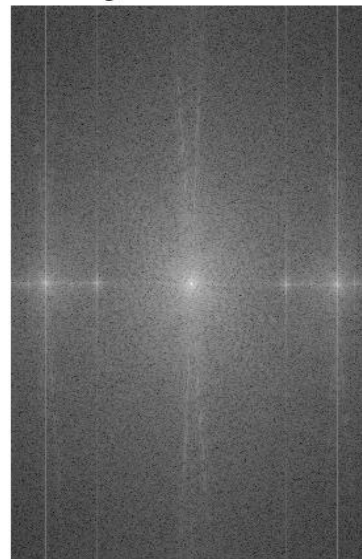
Original Image



Log of Abs of fft



Log of Abs of fft shift





در تبدیل فوریه تصویر خط های عمودی سفیدی دیده می شود که ناشی از نویز در تصویر می باشد، برای حذف این نویز یک ماسک تمام سفید ایجاد کرده و جاهایی که این خط ها وجود داشت را با خطوط مشکی در این ماسک مشخص میکنیم (خطوط را با `cv2.line` رس میکنیم):

```
rows, cols = img.shape
mask = np.ones((rows, cols), dtype=np.uint8)
points = [
    [(26, 0), (26, 477)],
    [(248, 0), (248, 477)],
    [(66, 0), (66, 477)],
    [(210, 0), (210, 477)],
    [(144, 73), (139, 172)],
    [(129, 74), (133, 161)],
    [(143, 302), (148, 408)],
    [(134, 302), (132, 414)]
]
color = 0
thickness = 2
for start_point, end_point in points:
    cv2.line(mask, start_point, end_point, color, thickness)
```

سپس چون در حوزه ی فرکانس هستیم کفایت ماسک را ضربدر فوریه شیفِت یافته ی تصویر کنیم:

```
fshift_filtered = fft_shift * mask
S_fshift_filtered = np.log(1+np.abs(fshift_filtered))
```

و سپس عکس تبدیل فوریه میگیریم تا تصویر فیلتر شده را به ما برگرداند:

```
f_filtered = np.fft.ifftshift(fshift_filtered)
filtered_img = np.fft.ifft2(f_filtered)
filtered_img = np.abs(filtered_img)
```

در آخر برای اینکه حذف نویز بهتری داشته باشیم، روی خروجی فیلتر شده، یک `average` فیلتر می زنیم تا تصویر یکم `blur` شود:

```
kernel_size = (3, 3)
blurred_img = cv2.blur(filtered_img, kernel_size)
```

کد این قسمت به صورت زیر است :

```
# Get the shape of the image
rows, cols = img.shape

# Create a mask with the same size as the image
mask = np.ones((rows, cols), dtype=np.uint8)

# Draw a lines on the mask
points = [
    [(26, 0), (26, 477)],
    [(248, 0), (248, 477)],
    [(66, 0), (66, 477)],
    [(210, 0), (210, 477)],
    [(144, 73), (139, 172)],
    [(129, 74), (133, 161)],
    [(143, 302), (148, 408)],
    [(134, 302), (132, 414)]
]
color = 0
thickness = 2

for start_point, end_point in points:
    cv2.line(mask, start_point, end_point, color, thickness)

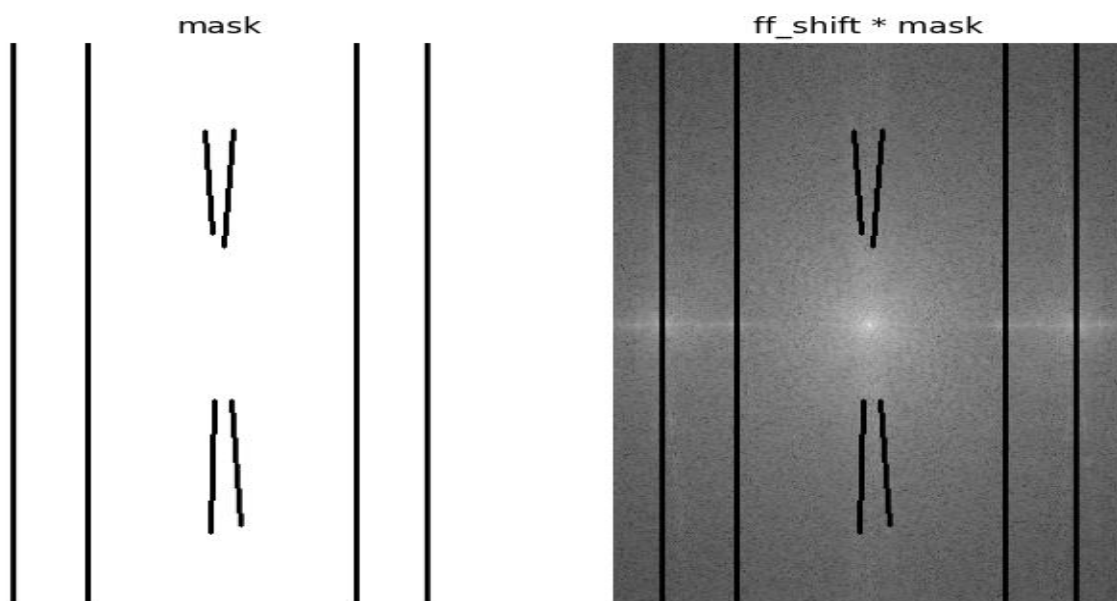
# Apply the mask to the Fourier transform
fshift_filtered = fft_shift * mask
S_fshift_filtered = np.log(1+np.abs(fshift_filtered))

# Shift the filtered Fourier transform
f_filtered = np.fft.ifftshift(fshift_filtered)

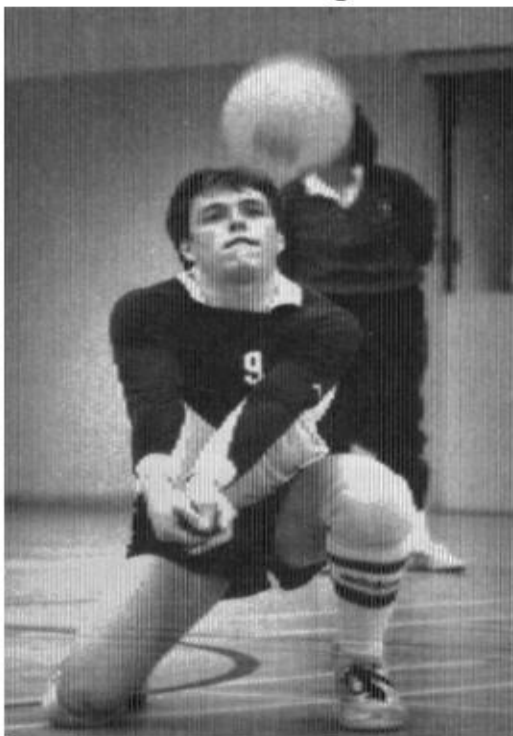
# Compute the inverse Fourier transform
filtered_img = np.fft.ifft2(f_filtered)
filtered_img = np.abs(filtered_img)

# Define the size of the average mask (kernel)
kernel_size = (3, 3)
# Apply average mask blurring
blurred_img = cv2.blur(filtered_img, kernel_size)
```

خروجی کد بالا :



Filtered image

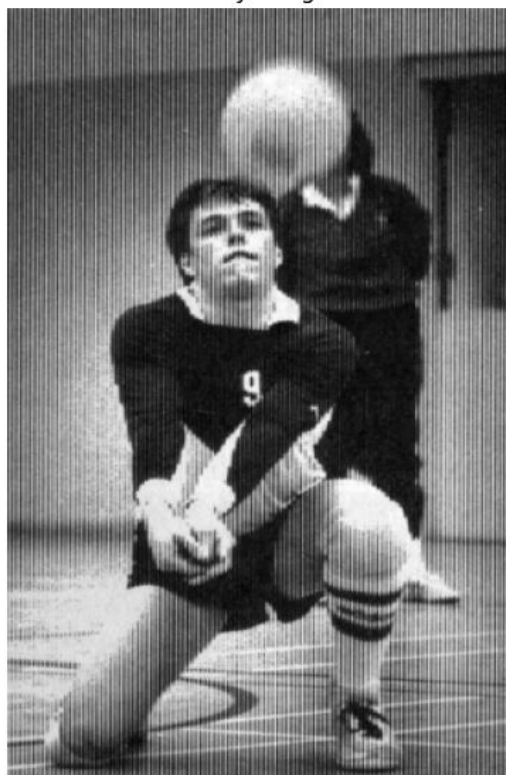


Blurred image



مقایسه تصویر نویزی و خروجی مراحل حذف نویز :

Noisy image



Filtered image

