

## سوال اول) الف: حذف نویز تصویر با کمک FFT:

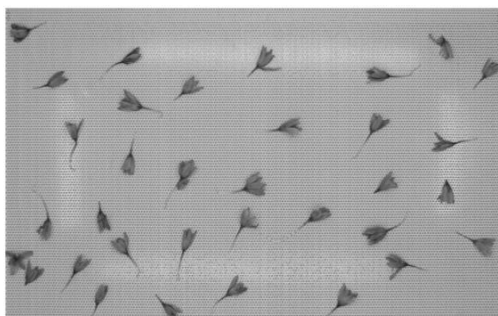
ابتدا تصویر را با کد رو به رو میخوانیم؛

```
%matplotlib inline
import cv2
import numpy as np
import math
import matplotlib.pyplot as plt
```

## Part A

```
im = cv2.imread('images/img_01.jpg',0)
plt.imshow(im, cmap='gray')
plt.axis('off')

(-0.5, 1289.5, 814.5, -0.5)
```



بعد از آن باید نویز های تصویر را تشخیص دهیم.

برای اینکار تبدیل فوریه ی تصویر را به دست می آوریم سپس برای نمایش مناسب آن را شیف्ट میدهیم تا نقطه ی صفر تصویر از گوشه ی سمت چپ و بالا به وسط تصویر انتقال پیدا کند سپس باید برای کنتراست بالاتر و تشخیص بهتر لگاریتم بگیریم که برای لگاریتم نیاز است تمام مقادیر مثبت باشند از آنجایی که مقدار فوریه عدد مختلط هستند باید اول اندازه ی آن ها را حساب کنیم سپس لگاریتم بگیریم بعد از اعمال این تغییرات تبدیل فوریه را رسم میکنیم.

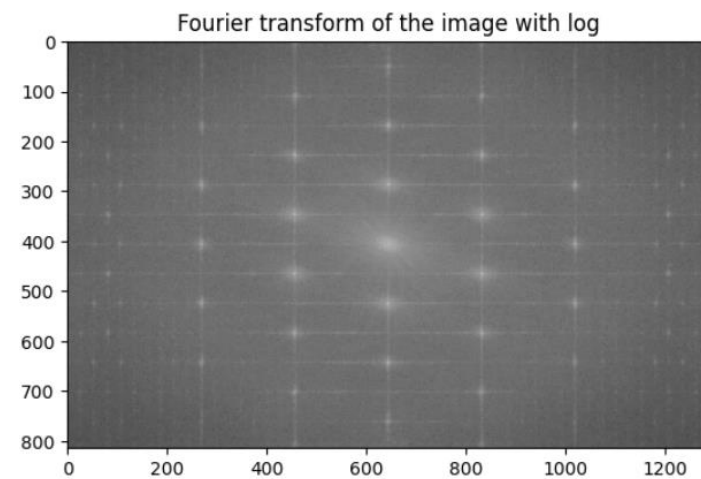
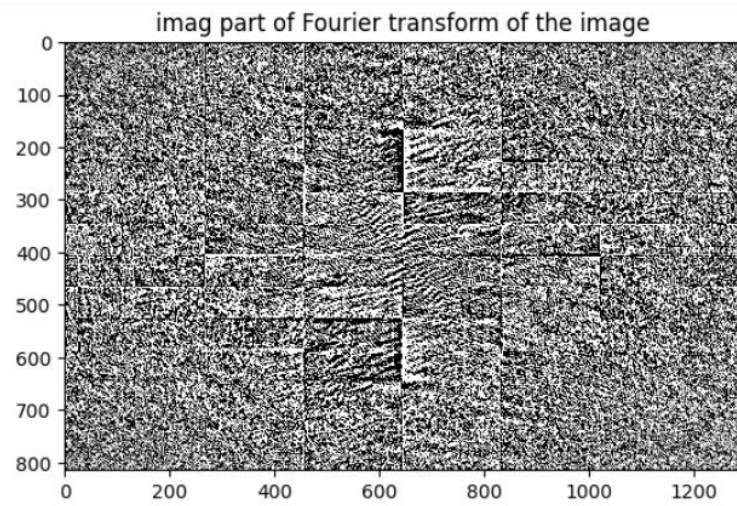
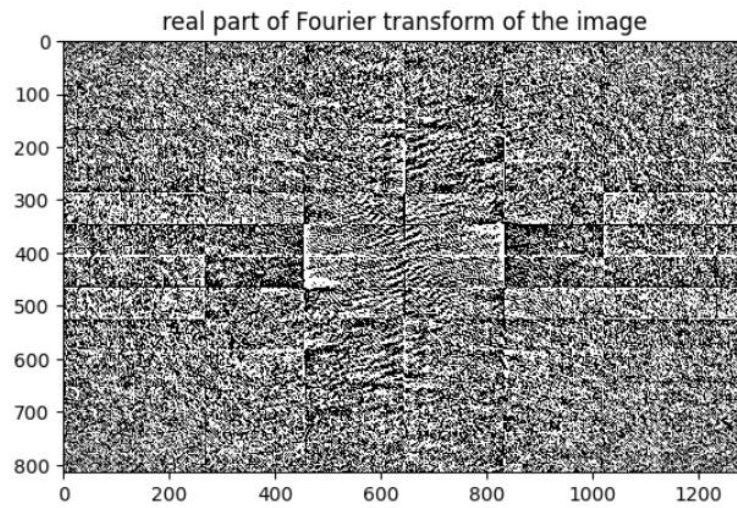
```
denoised = im.copy()

denoisedfft = np.fft.fft2(denoised)
denoisedshift = np.fft.fftshift(denoisedfft)
denoisedabs = np.abs(denoisedshift)
plt.imshow(np.real(denoisedshift), cmap = 'gray', vmin=-255, vmax=255)
plt.title('real part of Fourier transform of the image')
plt.show()

plt.imshow(np.imag(denoisedshift), cmap = 'gray', vmin=-255, vmax=255)
plt.title('imag part of Fourier transform of the image')
plt.show()

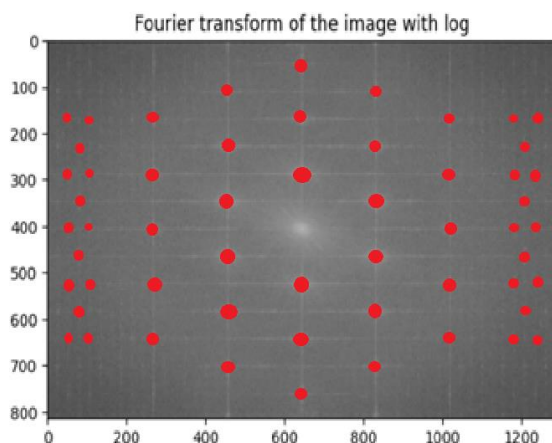
denoisedlog = np.log(denoisedabs)
denoisedshow = 15 * denoisedlog
plt.imshow(denoisedshow, cmap = 'gray')
plt.title('Fourier transform of the image with log')
plt.show()
```

تصویر اول و دوم خروجی برای این بود که قسمت حقیقی و موهومی تصویر رو جداگانه ببینیم. تصویر سوم هم تبدیل فوریه ی تصویر نویزی با توجه به اندازه ی عدد مختلط حاصل است.



نویز ها مقادیر با فرکانس بالا هستند که در تصویر بالا با رنگ سفید دیده میشوند البته به جز نقطه ی وسط که نقطه ی صفر تصویر است.

خطوطی که بنظر نویز هستند در تصویر زیر با رنگ قرمز مشخص کردم و باید آن ها را در تصویر صفر کنیم.



با دقت در تصویر بالا مختصات نقاط را پیدا کردم و روشنایی این نقاط را با شعاع های مختلف نزدیک صفر گذاشتم یعنی عدد 0.00001 که برای لگاریتم گیری هنگام تصویر پس از تغییرات مشکلی پیش نیاید. برای نقاط خیلی دور که پرتو نوری کمی از آن ها سانس شده کمترین شعاع و برای نقاط نزدیکتر به مرکز جهت حذف جزئیات تصویر فرکانس متوسط و برای نقاط با پرتو نوری بیشتر و فاصله ی متوسط از مرکز بیشترین شعاع را در نظر گرفتم.

```
In [79]: #for smallest points:
r1 = 15
x1 = [50, 105, 1175, 1220]
y1 = [640, 531, 400, 290, 170]
x2 = [75, 1200]
y2 = [225, 340, 470, 570]

for i in x1:
    for j in y1:
        denoisedshift[j - r1 : j + r1, i - r1 : i + r1] = 0.00001

for i in x2:
    for j in y2:
        denoisedshift[j - r1 : j + r1, i - r1 : i + r1] = 0.00001

#for smaller points:
r2 = 25
x3 = [272, 645, 1022]
y3 = [640, 530, 290, 170]
x4 = [272, 1022]
y4 = [410]

r3 = 35
x5 = [405, 835]
y5 = [710, 500, 470, 350, 230, 130]

for i in x3:
    for j in y3:
        denoisedshift[j - r2 : j + r2, i - r2 : i + r2] = 0.00001

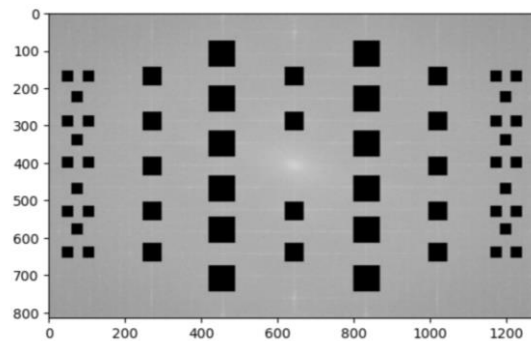
for i in x4:
    for j in y4:
        denoisedshift[j - r2 : j + r2, i - r2 : i + r2] = 0.00001

for i in x5:
    for j in y5:
        denoisedshift[j - r3 : j + r3, i - r3 : i + r3] = 0.00001

denoisedshou2 = 20 * np.log(np.abs(denoisedshift))
plt.imshow(denoisedshou2, cmap = 'gray')
plt.show()

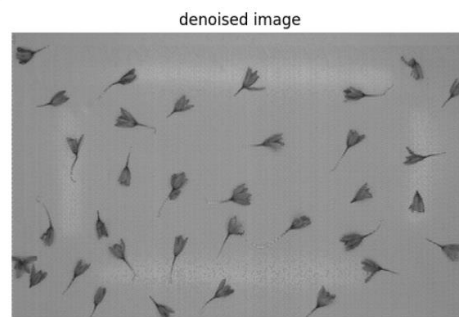
denoisedimage = np.fft.ifftshift(denoisedshift)
denoisedimage = np.real(np.fft.ifft2(denoisedimage))
```

خروجی کد بالا بعد حذف نویز به شکل زیر میشود.



پس از آن باید معکوس فوریه را روی ماتریس اعمال کنیم و آن را رسم کنیم تا تصویر بدن نویز حاصل شود.

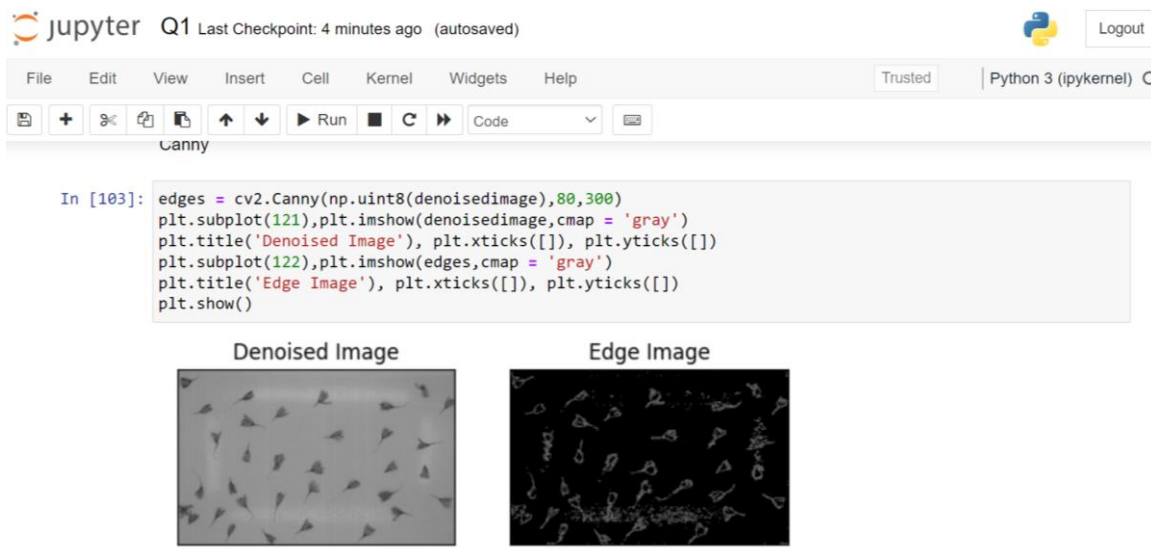
```
plt.imshow(denoisedimage, cmap='gray')
plt.title("denoised image")
plt.axis('off')
plt.show()
```



### سوال اول) ب: لبه یاب Canny:

لینک استفاده شده: [https://docs.opencv.org/4.x/da/d22/tutorial\\_py\\_canny.html](https://docs.opencv.org/4.x/da/d22/tutorial_py_canny.html)

اولین آرگومان تصویر ورودی ما است. آرگومان های دوم و سوم به ترتیب minVal و maxVal ما هستند. آرگومان چهارم aperture\_size است. اندازه هسته Sobel است که برای یافتن گرادیان های تصویر استفاده می شود. به طور پیش فرض 3 است. آخرین آرگومان L2gradient است که معادله را برای یافتن قدر گرادیان مشخص می کند. اگر درست باشد، از معادله ذکر شده در بالا استفاده می کند که دقیق تر است، در غیر این صورت از این تابع استفاده می کند:  $Edge\_Gradient(G) = |G_x| + |G_y|$ . به طور پیش فرض، False است.



تصویر سمت راست خروجی canny میباشد که در آن گل‌های زعفران مشخص هستند.

سوال اول) ج: محاسبه ی جهت گرادیان تصویر:

لینک های استفاده شده: [https://docs.opencv.org/4.x/d5/d0f/tutorial\\_py\\_gradients.html](https://docs.opencv.org/4.x/d5/d0f/tutorial_py_gradients.html)

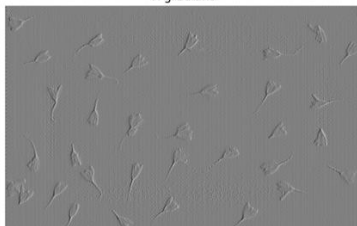
برای اینکار گرادیان را هم در جهت X و هم در جهت Y حساب میکنیم چون برای محاسبه ی جهت گرادیان به آن نیاز داریم با استفاده از لاپلاسیان هم میشود گرادیان را تصویر را حساب کرد اما پیدا کردن جهت سخت تر میشود.

```
sobelx = cv2.Sobel(denoisedimage,cv2.CV_64F,1,0,ksize=5)
sobely = cv2.Sobel(denoisedimage,cv2.CV_64F,0,1,ksize=5)

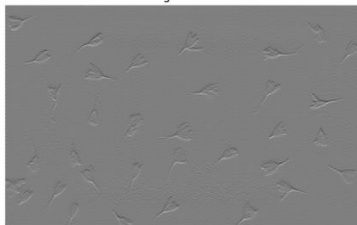
plt.imshow(sobelx, cmap='gray')
plt.title('X gradient')
plt.axis('off')
plt.show()

plt.imshow(sobely, cmap='gray')
plt.title('Y gradient')
plt.axis('off')
plt.show()
```

X gradient



Y gradient

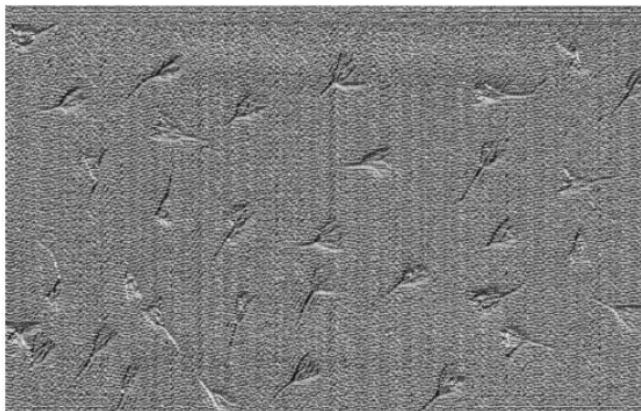


در مرحله ی بعد باید با عملگر arctan2 جهت گرادیان را پیدا کنیم.

```
gradient_oreintation = np.arctan2(sobely , sobelx)
gradient_oreintation = gradient_oreintation * 180 / np.pi

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

(-0.5, 1289.5, 814.5, -0.5)
```



همانطور که در بالا مشخص است ابتدا زوایای تصویر را در فضای رادیان بدست آوردیم سپس برای فهم مقیاس درست تر آن را به درجه تبدیل کردیم. در نهایت نتایج را رسم کردیم. در جاهایی که تغییر رنگ وجود نداشته باشد گرادیان صفر شده و رنگ آن نواحی سیاه است.

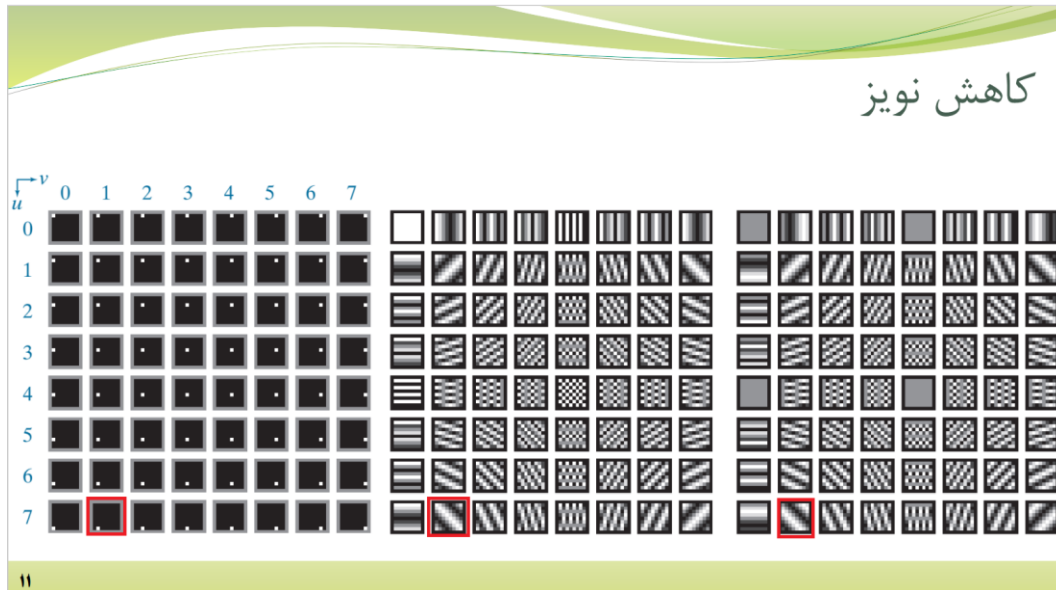
### سوال اول) د: راه حل برای برش گلبرگ از ساقه:

اگر به تصویر دقت کنیم پیکسل های روی ستقه ی گلبرگ دارای روشن ترین مقادیر هستند و جهت گرادین هم از سمت روشن به تیره هست یعنی اطراف ساقه از خود ساقه تیره تر هست برای همین در مرز های ساقه با محیط اطراف جهت گرادیان از بیرون به داخل ساقه و عمود بر آن است و هرچه به محل برخورد یا لبه ی گلبرگ ها و ساقه نزدیک تر میشویم رنگ ها تیره تر میشوند و بعد سیاه میشوند و در نهایت گلبرگ ها چون بنفش هستن باز هم از محل لبه تا انتهای گلبرگ ها رنگ ها روشن تر هستند.

این مسئله رو میتوان مشابه با پیدا کردن یک خط دید چون تقریباً ساقه ها با تقریب خوبی صاف هستند و شبیه پاره خط هستند که گرادیان های یک طرف این ساقه با هم موازی و بر خود آن عمود هستند و در نقطه ی برش چون این نقطه رنگ سیاه دارد جهت گرادیان از داخل ساقه به سمت این لبه است. الگوریتم LSD میتواند با استفاده از رای گیری بین گرادیان ها که در کدام قسمت این شرایط برقرار است و جهت گرادیان های موازی تغییر میکند، به ما کمک کند. در واقع یک سر این پاره خط که جهت گرادیان با شدت بیشتر تغییر کرده میشود محل جدایی گلبرگ و ساقه که پیدا کردن آن با تکنیک رای گیری بین نقاط انجام میشود.

### سوال دوم) پیدا کردن طیف فرکانسی تصویر:

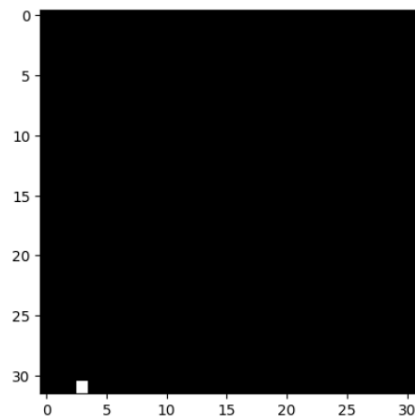
با توجه به اسلاید زیر در پاورپینت هفتم میتوان حدس زد طیف فرکانسی تصویر داده شده به چه شکل است. فرکانس هایی که دور آن ها خط قرمز کشیدم مشابه تصویر داده شده هستند اما چون تعداد پیکسل ها ی تصویر داده شده ۸ نیست با توجه به فرمول ها و تبدیل ها آن را خودمان بدست آورده و نمایش میدهیم.



با توجه به ابعاد داده شده در صورت سوال ابتدا سعی میکنیم تصویر را در نوتبوک رسم کنیم. میدانیم رنگ مشکی برای پیکسل ها با مقدار ۰ و رنگ سفید دارای بیشترین مقدار یعنی ۲۵۵ است و ابعاد تصویر ۳۲ در ۳۲ است.

کد زیر این تصویر را تولید میکند:

```
m = 32
n = 32
im = np.zeros((m, n))
# مختصات نقطه ی سفید که با سعی و خطا بدست آمد
im[31, 3] = 255
plt.imshow(im, cmap = "gray")
plt.show()
```



حالا باید طبق خواسته ی سوال طیف فرکانسی این تصویر را پیدا کنیم.

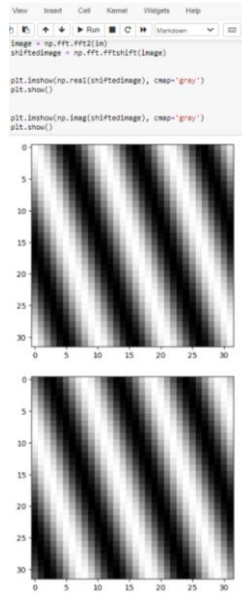
برای اینکار از فرمول تبدیل فوریه استفاده میکنیم تا فضای حالت را تغییر دهیم و از مکان به فرکانس برسیم.

$$F(u, v) = \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{-j2\pi(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N})}$$

مقادیر  $f(x, y)$  به جز در نقطه ی (۳ و ۳۱) صفر هستند. با جایگذاری در رابطه خواهیم داشت:

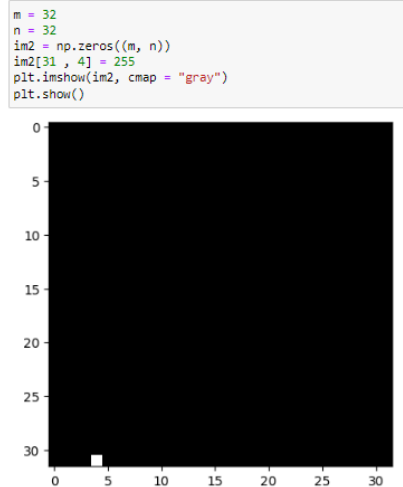
$$F(u, v) = 255 \cdot e^{-j2\pi(\frac{u \cdot 3}{32} + \frac{v \cdot 31}{32})}$$

با توجه به اینکه حاصل عددی مختلط است برای راحت تر دیدن ضرایب در دو نمودار مختلف قسمت حقیقی و موهومی را جدا میکنیم.

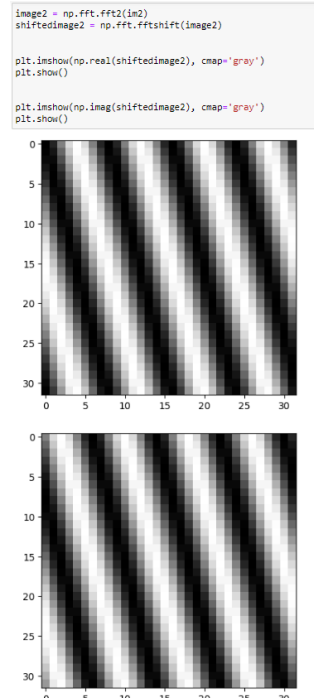


تصویر بالا برای بخش حقیقی و تصویر پایین برای بخش موهومی آن است که هر دو شبیه به هم هستند.

برای قسمت دوم سوال همین مراحل را برای تصویری که پیکسل (۴ و ۳۱) در آن روشن است تکرار میکنیم.







بخش حقیق تصویر بالا و بخش حقیقی تصویر پایین است که همانطور که مشخص است با هم اندکی تفاوت دارند. تصویر پایین همان تصویر بالاست دو واحد به چپ انتقال پیدا کرده است.

سوال سوم) اعمال عملگر Sobel روی یک ماتریس کوچک:

لینک استفاده شده: [https://docs.opencv.org/3.4/d2/d2c/tutorial\\_sobel\\_derivatives.html](https://docs.opencv.org/3.4/d2/d2c/tutorial_sobel_derivatives.html)

### مشتق افقی

- عملگر Prewitt

$$\begin{bmatrix} +1 \\ +1 \\ +1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \\ -1 & 0 & +1 \\ -1 & 0 & +1 \end{bmatrix}$$

- عملگر Sobel

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

عملگر Sobel از کرنل نشان داده شده در اسلاید بالا برای مشتق گیری افقی از تصویر استفاده میکند. در واقع نوعی میانگین گیر وزن دار برای حفظ لبه هاست چون ضریب بیشتری به پیکسل های میانی میدهد.

### مشتق عمودی

- عملگر Prewitt

$$\begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ +1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ +1 & +1 & +1 \end{bmatrix}$$

- عملگر Sobel

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

۱۰

از کرنل بالا هم برای مشتق عمودی تصویر استفاده میکند.

یک آرایه ی **numpy** میسازیم که تمامی مقادیر آن به جز مقادیر ستون وسط یعنی خانه هایی که  $x=2$  دارند همگی صفر باشند و مقادیر این ستون وسط ۲۵۵ باشد. و آن را نمایش میدهیم.

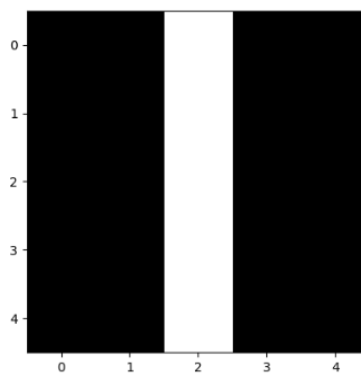
#### Setup

```
%matplotlib inline
import cv2
import numpy as np
import math
import matplotlib.pyplot as plt
```

#### Q3

```
image = np.zeros((5, 5))
image[0 : 5, 2] = 255
plt.imshow(image, cmap='gray')
```

<matplotlib.image.AxesImage at 0x20f70a9cc40>



این ستون وسط همان لبه ی خواسته شده است چون با دو طرف خودش شدت روشنایی خیلی متفاوتی دارد.

با استفاده از کد زیر **Sobel** در راستای  $x, y$  و در هر دو بعد را به دست آورده و رسم میکنیم.

```
sobelx = cv2.Sobel(image, cv2.CV_64F, 1, 0, ksize=3)

plt.imshow(sobelx, cmap='gray')
plt.title('X gradient')
plt.axis('off')
plt.show()

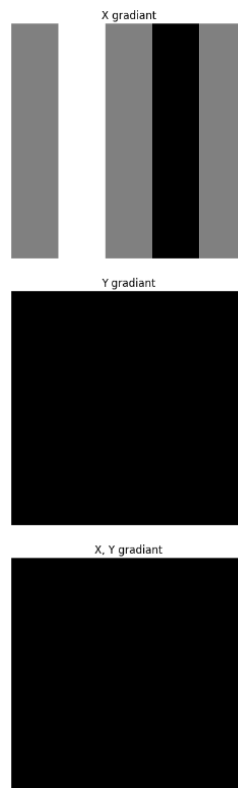
sobely = cv2.Sobel(image, cv2.CV_64F, 0, 1, ksize=3)

plt.imshow(sobely, cmap='gray')
plt.title('Y gradient')
plt.axis('off')
plt.show()

sobel2D = cv2.Sobel(image, cv2.CV_64F, 1, 1, ksize=3)

plt.imshow(sobel2D, cmap='gray')
plt.title('X, Y gradient')
plt.axis('off')
plt.show()
```

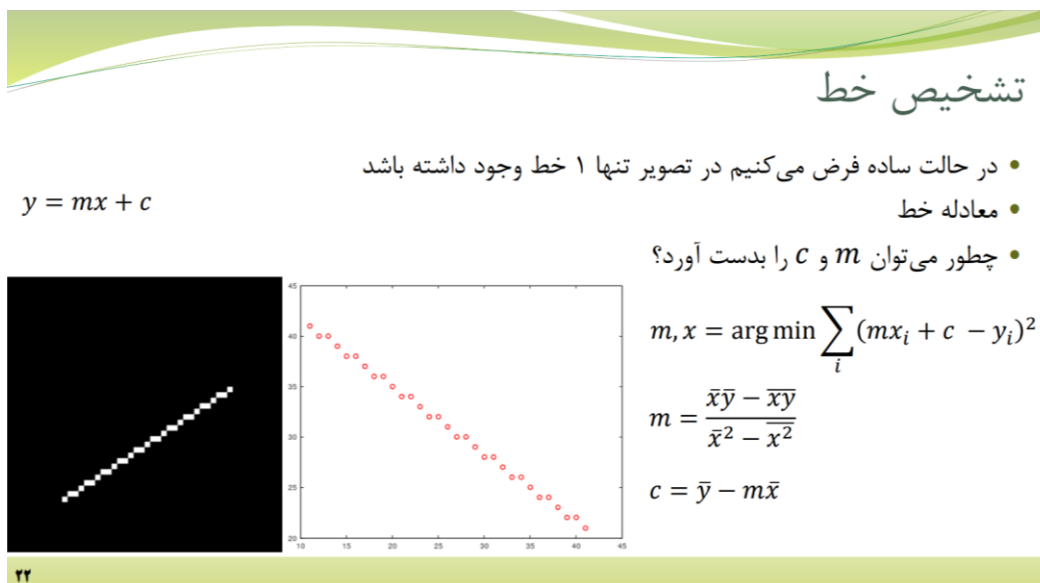
خروجی کد به شکل زیر خواهد بود:



قابل مشاهده است که در جهت عمودی تغییراتی نداریم برای همین مشتق همه ی نقاط صفر شد.

## سوال چهارم) بدست آوردن معادله خط:

منابع استفاده شده: اسلاید های انتهایی پاورپنت هشتم



در تصویر داده شده هم فقط یک خط وجود دارد برای همین به راحتی میتوان از فرمول های بالا استفاده کرد.

## Q4

```

# نمایش تصویر
in = cv2.imread('images/img_02.jpg', 0)
plt.imshow(in, cmap='gray')
plt.show()

s = in.shape
m = s[0]
n = s[1]

# پیدا کردن نقاط غیر سفید
points = [(y, x) for x in range(n) for y in range(m) if in[y, x] != 255]
line = []
for i in range(n):
    for j in range(m):
        if in[j, i] != 255:
            line.append((j, i))

Y = []
X = []
for o in line:
    X.append(o[0])
    Y.append(o[1])

Y_m = np.mean(Y)
X_m = np.mean(X)

s1 = np.multiply(Y, X)
XY_m = np.mean(s1)

X_m_2 = X_m ** 2

s2 = np.power(X, 2)
X_2_m = np.mean(s2)

m = np.float64((Y_m * X_m - XY_m) / (X_m_2 - X_2_m))

c = Y_m - m * X_m

print('y = (', m, ')x + (', c, ')')

x = np.linspace(0, m)

y = m * x + c

plt.plot(x, y, '-r', label=f'y=({m})x+({c})', linewidth=1)
plt.title('line')
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.legend(loc='upper left')
plt.imshow(in)
plt.show()

```

خروجی کد به شکل زیر خواهد بود که اول ضرایب را پیدا کرده و سپس آن را کشیدیم و روی تصویر انداختیم.

