

## پاسخ سوال اول

عملگر Roberts در سال 1963 توسط [Lawrence Roberts](#) معرفی شد. ایده اصلی این عملگر تقریب زدن گرادیان های یک تصویر را که از طریق مشتق گیری گسسته که با محاسبه ی مجموع مربعات تفاوت بین پیکسل های محاور مورب به دست می آید، است.

در ابتدا باید تصویر را با دو کرنل زیر کانوالو کرد:

0	+1	+1	0
-1	0	0	-1

اگر هر پیکسل تصویر اصلی را با  $I(x,y)$  نشان دهیم و هر پیکسل حاصل از کانوالو عکس اصلی با کرنل اول را  $G_y(x,y)$  و هر پیکسل حاصل از کانوالو عکس اصلی با کرنل دوم را  $G_x(x,y)$  نشان دهیم گرادیان به صورت زیر قابل محاسبه است.

$$\nabla I(x,y) = G(x,y) = \sqrt{G_x^2 + G_y^2}$$

و جهت گرادیان نیز به صورت زیر محاسبه میشود:

$$\Theta(x,y) = \arctan\left(\frac{G_y(x,y)}{G_x(x,y)}\right) - \frac{3\pi}{4}.$$

مزایا:

نسبت به سوئل پیاده سازی راحت تری دارد، در واقع ساده ترین عملگر لبه یابی است، محاسبات بسیار سریعی دارد و گرادیان دو بعدی میگیری از تصویر. ولی ممکن است در بعضی مواقع دقیق نباشد و نسبت به نویز بسیار حساس است.

هر دوی سوئل و رابرت بر پایه گرادیان هستند.

تصویر زیر نتیجه ی عملگر سوئل است:



و تصویر زیر نتیجه ی عملگر رابرت است:



منابع:

[لینک اول](#)

[لینک دوم](#)

پاسخ سوال دوم

1. لاپلاسیان به طرز غیر قابل قبولی به نویز حساس است.
2. Magnitude لاپلاسیان لبه های دوتایی ایجاد میکند.
3. نمیتواند جهت لبه را تشخیص بدهد.

منبع:

[لینک](#)

[لینک](#)

پاسخ سوال سوم

اگر magnitude گرایان isotropic باشد یعنی در هر جهتی لبه ها را تشخیص میدهد. لاپلاسیان به عملگر isotropic است زیرا وزن در تمام جهت ها یکسان است.

در فصل 3 کتاب گونزالو به این صورت اشاره شده است که:

The kernels of choice in applications such as those just mentioned are *circularly symmetric* (also called *isotropic*, meaning their response is independent of orientation).

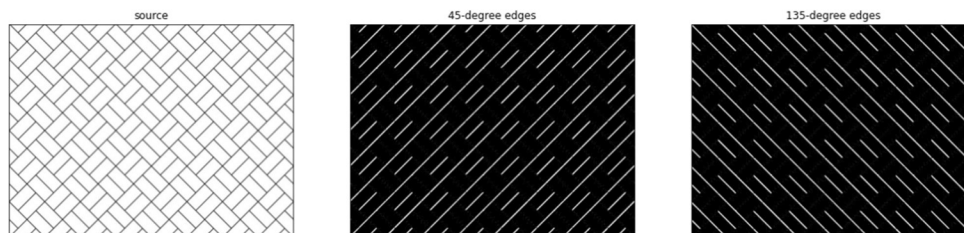
منبع:

[لینک](#)

## گزارش سوال چهارم

در این سوال از لینک زیر کمک گرفتم و دانشی که از سوئل داشتم با مقایسه با کرنل های سوئل و امتحان کردن کرنل های متفاوت به پاسخ درست برای این سوال دست یافتم.

```
def get_45_edges(image):  
    """  
    Returns the image which shows the 45-degree edges.  
  
    Parameters:  
        image (numpy.ndarray): The input image.  
  
    Returns:  
        edges_45 (numpy.ndarray): The 45-degree edges of input image.  
    """  
    kernel = None  
    edges_45 = image.copy()  
  
    #Write your code here  
    kernel=np.array([[2,1,0],[1,0,-1],[0,-1,-2]],np.float)  
    edges_45=cv2.filter2D(image,-1,np.float32(kernel))  
    return edges_45  
  
def get_135_edges(image):  
    """  
    Returns the image which shows the 135-degree edges.  
  
    Parameters:  
        image (numpy.ndarray): The input image.  
  
    Returns:  
        edges_135 (numpy.ndarray): The 135-degree edges of input image.  
    """  
    kernel = None  
    edges_135 = image.copy()  
    #Write your code here  
    kernel=np.array([[0,-1,-2],[1,0,-1],[2,1,0]],np.float)  
    edges_135=cv2.filter2D(image,-1,np.float32(kernel))  
  
    return edges_135
```



منبع:

[لینک](#)

## گزارش سوال پنجم

در این سوال من از فیلتر گاوسی که در تمرین سوم پیاده سازی کردم، استفاده کردم.

```
def gaussian_kernel(size, sigma=1):  
    '''  
    Calculates and Returns Gaussian kernel.  
  
    Parameters:  
        size (int): size of kernel.  
        sigma(float): standard deviation of gaussian kernel  
  
    Returns:  
        gaussian: A 2d array shows gaussian kernel  
    '''  
    #Writer your code here  
    gaussian = None  
    gaussian = np.zeros((size,size), np.float)  
  
    ##### your code #####  
    coe=1/(2*((np.pi)*(sigma**2)))  
    co2_std=2*(sigma**2)  
    for i in range(size):  
        for j in range(size):  
            gaussian[i,j]+=(coe*np.exp(-(i**2+j**2)/co2_std))  
  
    return gaussian
```

در مراحل بعدی ابتدا کرنل سوبل را پیاده سازی کردم که در اسلاید های درس مقادیر عددی آن معرفی شده بود.

```
def sobel_filters(image):  
    '''  
    finds the magnitude and orientation of the image using Sobel kernels.  
  
    Parameters:  
        image (numpy.ndarray): The input image.  
  
    Returns:  
        (magnitude, theta): A tuple consists of magnitude and orientation of the image gradients.  
    '''  
    #Writer your code here  
  
    ky = np.array([[1, 2, 1], [0, 0, 0], [-1, -2, -1]], np.float)  
    kx = np.array([[-1, 0, 1], [-2, 0, 2], [-1, 0, 1]], np.float)  
    Ix = cv2.filter2D(np.float32(image), -1, np.float32(kx))  
    Iy = cv2.filter2D(np.float32(image), -1, np.float32(ky))  
  
    magnitude = np.hypot(Ix, Iy) #Result is equivalent to sqrt(x1**2 + x2**2), element-wise  
    magnitude = magnitude / magnitude.max() * 255  
    theta = np.arctan2(Iy, Ix)  
  
    return magnitude, theta
```

نتیجه ی حاصل از کرنل سوبل دارای لبه های ضخیم است، با فانکشن بعدی و با اطلاعاتی که از این [لینک](#) به دست آوردم، با فانکشن بعدی آن را نازک تر کردم.

```
#Write your code here
M, N = image.shape
Z = np.zeros((M,N), dtype=np.int32)
angle = theta * 180. / np.pi
angle[angle < 0] += 180

for i in range(1,M-1):
    for j in range(1,N-1):
        q = 255
        r = 255

        if (0 <= angle[i,j] < 22.5) or (157.5 <= angle[i,j] <= 180):
            q = image[i, j+1]
            r = image[i, j-1]

        elif (22.5 <= angle[i,j] < 67.5):
            q = image[i+1, j-1]
            r = image[i-1, j+1]

        elif (67.5 <= angle[i,j] < 112.5):
            q = image[i+1, j]
            r = image[i-1, j]

        elif (112.5 <= angle[i,j] < 157.5):
            q = image[i-1, j-1]
            r = image[i+1, j+1]

        if (image[i,j] >= q) and (image[i,j] >= r):
            Z[i,j] = image[i,j]
        else:
            Z[i,j] = 0

return Z
```

در فانکشن بعدی برای رفع گسستگی های ایجاد شده در لبه ها استفاده کردیم. در این فانکشن از دو حد استفاده شده که با تغییر متعدد این حدها به دنبال بهترین نتیجه بودیم که عدد 70 و 38 را انتخاب کردم در نهایت. با بررسی و مقایسه هر یک مقدار آنها را 0 یا 255 تغییر دادم (با توجه به اینکه در چه بازه ای قرار دارند)

```
#Write your code here
M, N = image.shape
result = np.zeros((M,N), dtype=np.int32)

weak = np.int32(20)
strong = np.int32(255)

strong_i, strong_j = np.where(image >= highThreshold)
zeros_i, zeros_j = np.where(image < lowThreshold)

weak_i, weak_j = np.where((image <= highThreshold) & (image >= lowThreshold))

result[strong_i, strong_j] = strong
result[weak_i, weak_j] = weak
final = result.copy()
for i in range(1, M-1):
    for j in range(1, N-1):
        if (result[i,j] == weak):
            if ((result[i+1, j-1] == strong) or (result[i+1, j] == strong) or (result[i+1, j+1] == strong)
                or (result[i, j-1] == strong) or (result[i, j+1] == strong)
                or (result[i-1, j-1] == strong) or (result[i-1, j] == strong) or (result[i-1, j+1] == strong)):
                final[i, j] = strong
            else:
                final[i, j] = 0
        else:
            final[i, j] = 0

return result, final
```

در نهایت در تابع انتهایی توابع نوشته شده را ترکیب کردم و نتیجه رضایت بخش بود:



منبع:

[لینک](#)