

گزارش تمرین چهارم بینایی ماشین

نام تهیه کننده: ملیکا نوبختیان شماره دانشجویی: ۹۷۵۲۲۰۹۴

نسخه: ۱

۱- سوال اول



١٢ ذي القعده ١٢٣٣

1 2	1 2		
)	u=1 V=0	f (n,y) e
1	4	u=0 v=1	f(n,y) e-njy
		u=1 V=1	f(m, y) e-2nj (m, j

CS Scanned with CamScanner

۲- سوال دوم

Sat. القعده ۱۴۲۳ القعده ۱۲۲ Jun. 2022
: () 2 m. n. n. n. n. n. n. n. n. l. () 2 m. l. () 2 m. n.
$F(a,v) = \begin{cases} f(n,y) e \\ n = 0 \end{cases}$ $2jnnu \qquad 2jnvy = 0$ $e \qquad n \qquad x \qquad 0$
ل ما روم این محت ی را بر این داختی ما دیر مرازه تا ۱۰ مربر (۱۰ ما ۱۰ مربر مرازه تا ۱۰ مربر (۱۰ مربر
عفی سیرما رای برای برای را از مرز ای درارد برت (در) ریمامری بی ایمان باید بیمان را روزارد این بر مراسد برد این این از این این از این این این از این
$f(0,0) = \frac{1}{n^2} \int_{\mathbb{R}^2} f(n,y) = \frac{1}{n^2} \int_{\mathbb{R}^2} f(n,$
ساً سه ی مند در مرسل بالا در دامع سان سریاین سندسر است ب (۱۵٫۵) سایس مشریر را شان ماسد دار .
ر الانت عشرت لنام رما علم السلام العرب العرب العلم الله الله الله الله الله الله الله ال

٣- سوال سوم

در بخش اول برای اینکه بتوانیم یک فیلتر را روی تصویر موردنظر اعمال کنیم، باید اول مقدار padding موردنیاز در عرض و ارتفاع تصویر را انجام دهیم. چون فیلترمان هر بار به اندازه یک حرکت میدهیم چه سطری و چه ستونی، مقدار padding کلی لازم برای تصویر، برابر طول فیلتر منهای یک و عرض فیلتر منهای یک خواهد بود. اگر طول یا عرض فیلتر برابر ۱ باشد، دیگر در آن بعد نیاز به padding نخواهیم داشت:

```
padding_height = max((filter_h - 1), 0)
padding_width = max((filter_w - 1), 0)
```

برای اینکه مقدار padding در چپ و راست و پایین و بالا تصویر را به دست آوریم به این صورت عمل می کنیم که مقدار padding کلی را تقسیم بر دو می کنیم و با این مقدار در یک سمت padding خواهیم داشت و مقدار padding کلی منهای این مقدار، مقدار padding در سمت دیگر خواهد بود:

```
pad_top = padding_height // 2
pad_bottom = padding_height - pad_top
pad_left = padding_width // 2
pad_right = padding_width - pad_left
```

حالا با استفاده از این مقادیر padding را روی تصویر اعمال خواهیم کرد:

```
padded_image = np.zeros((img_h + padding_height, img_w + padding_width))
padded_image[pad_top:-pad_bottom, pad_left:-pad_right] = image
```

حالا می توانیم فیلتر را روی تصویر اعمال کنیم و با پیمایش روی پیکسلها و ضرب کردن فیلتر با قسمت موردنظر تصویر به نتیجه نهایی خواهیم رسید:

```
for x in range(img_w):
    for y in range(img_h):
        result[y, x] = (kernel * padded_image[y : y + filter_h, x : x + fil
ter_w]).sum()
```

در بخش بعد برای ساختن فیلتر میانگین گیر با ابعاد داده شده ابتدا یک فیلتر مربعی با اعضا برابر یک میسازیم. چون فیلتر میانگین گیر است و باید مجموع برابر یک باشد، همه اعضای ماتریکس را بر سایز آن تقسیم خواهیم کرد و در نهایت به فیلتر موردنظر خواهیم رسید:

```
result = np.ones((size, size))
kernel_count = size * size
result = result / kernel count
```

تصویر اصلی بدون اعمال فیلتر به شکل زیر خواهد بود:



و با اعمال فیلتر میانگین گیر به شکل زیر خواهد شد:



پیاده سازی فیلتر میانه گیر مانند حالت قبل خواهد بود با این تغییر که در این حالت هنگام اعمال فیلتر به قسمت میکنیم: موردنظر تصویر، میانه آن قسمت از تصویر را پیدا میکنیم و آن مقدار را به عنوان مقدار جدید جایگزین میکنیم:

for x in range (img w):

```
for y in range(img_h):
    median = np.median(padded_image[y : y + size, x : x + size])
    result[y, x] = median
```

تصویر قبل از اعمال فیلتر میانه گیر به شکل زیر است:



و پس از اعمال فیلتر میانه گیر نتیجه به صورت زیر خواهد بود:



در اینجا میبینیم که فیلتر میانه گیر نتیجه بهتری روی نویز نمک و فلفل داشتهاست. نویز نمک و فلفل از نوع جمعشونده نیست و به همه پیکسلها یک مقدار اضافه نمی کند بلکه صرفا روی بعضی از پیکسلها اعمال می شود. از این رو فیلتر میانگین گیر نتیجه خوبی روی این تصاویر نخواهد داشت زیرا در هر قسمت از تصویر به سراغ میانگین گرفتن می رود در حالی که در تصاویری که نویز نمک و فلفل داریم این رویه درست نیست. برای مثال در قسمتی از تصویر که همه پیکسلها صفر بودهاند و یک نویز ۲۵۵ اضافه شدهاست میانگین گرفتن باعث خرابی پیکسلها و عوض شدن مقدار خواهد شد در حالی که میانه گیری ما را به مقدار درست خواهد رساند.

اما برعكس اين فيلتر روى تصاوير با نويز جمع شونده عملكرد خوبي نخواهد داشت.

در بخش بعدی برای محاسبه مشتق عمودی یا افقی لازم است یک فیلتر روی تصویر اعمال کنیم. من فیلتر افقی را روی تصویر اعمال کردم و به همین دلیل در فیلتر تنها x-1 و x-1 مقدار خواهند داشت که برابر ضرایبشان در فرمول مشتق خواهد بود:

```
derivative_kernel = np.array([
       [0, 0, 0],
       [0, 0, 0],
       [0, 0, 0],
], dtype='float64')
```

derivative_kernel[1, 0] , derivative_kernel[1, 2] = -1 / 2 , 1 / 2 نتیجه اعمال آن بر تصویر به صورت زیر خواهد بود:



منبع:

 $\frac{https://mmuratarat.github.io/2019-01-17/implementing-padding-schemes-of-tensorflow-in-python}{python}$