

باسمه تعالی



دانشگاه صنعتی شریف

دانشکده مهندسی برق

درس سیگنال ها و سیستم ها

گزارش تمرین سری سوم متلب

علی محرابیان

96102331

استاد

دکتر کربلایی آقاجان

1. یافتن لبه در تصاویر

```
function y=sobel(m)

Gx=[-1 0 1; -2 0 2; -1 0 1];
Gy=[-1 -2 -1; 0 0 0; 1 2 1];

mf=fft2(m);
r1=size(mf,1);
r2=size(mf,2);

gx=fft2(Gx,r1,r2);
gy=fft2(Gy,r1,r2);

s11=mf.*gx;
s22=mf.*gy;

s1=ifft2(s11);
s2=ifft2(s22);

k=sqrt(s1.^2+s2.^2);
```

در ابتدا روش کلی کار را توضیح می دهیم.
ابتدا به کمک دستور `fft2`، تصویر و کرنل را
به حوزه فرکانس برده و به کمک قضیه کانولوشن،
دو ماتریس را نقطه به نقطه در هم ضرب کرده و
پس از انجام اعمال مطلوب در هر روش،
تصویر نهایی را به حوزه قبل برمی گردانیم.

به کمک دستور `tic,toc` زمان پیاده سازی دو الگوریتم را مقایسه می کنیم.

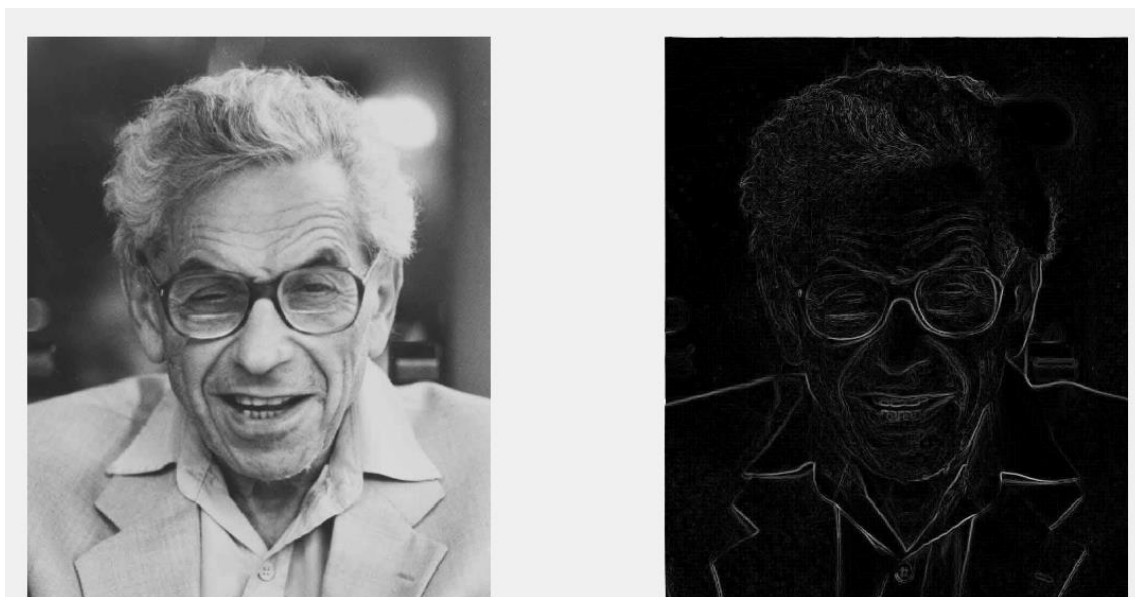
در الگوریتم `sobel`، زمان پیاده سازی به صورت روبرو است.

```
Elapsed time is 0.633928 seconds.
```

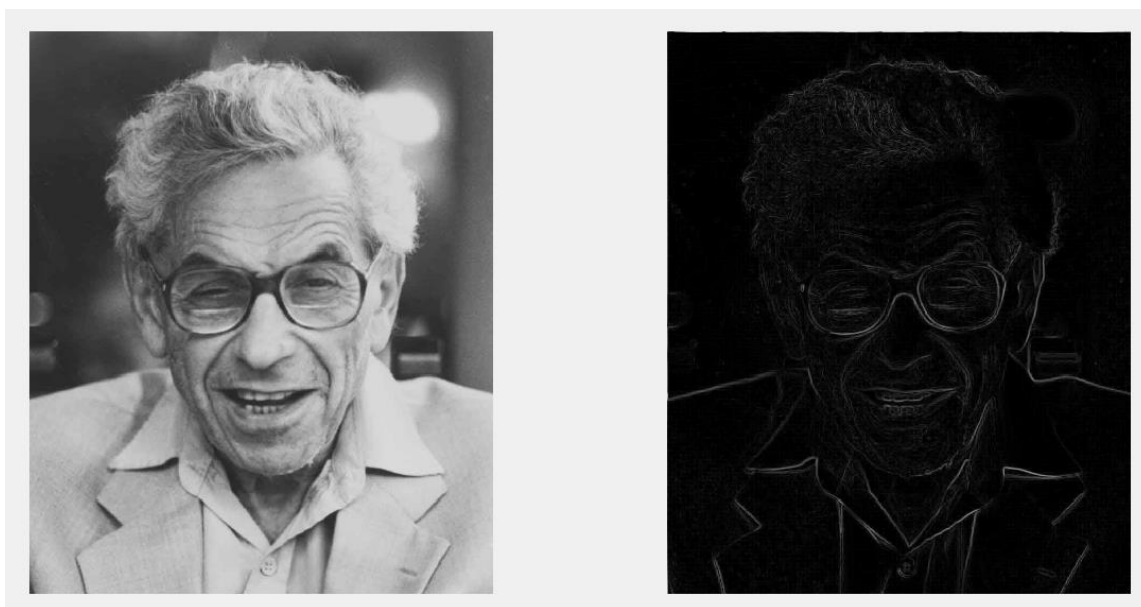
در الگوریتم `kirsch`، زمان پیاده سازی به صورت روبرو می باشد.

```
Elapsed time is 2.486122 seconds.
```

ابتدا خروجی یکی از تصاویر را با هردو الگوریتم در کنار هم مشاهده می کنیم.



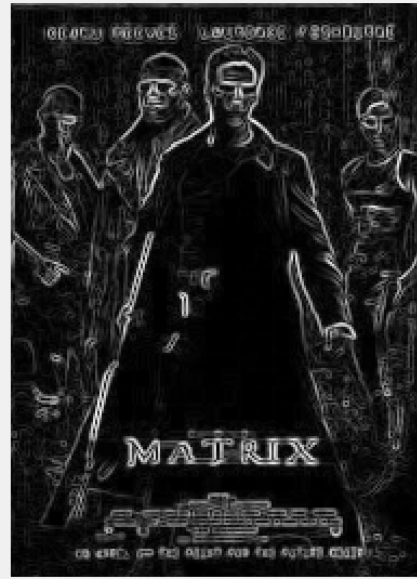
الگوریتم sobel



الگوریتم kirsch



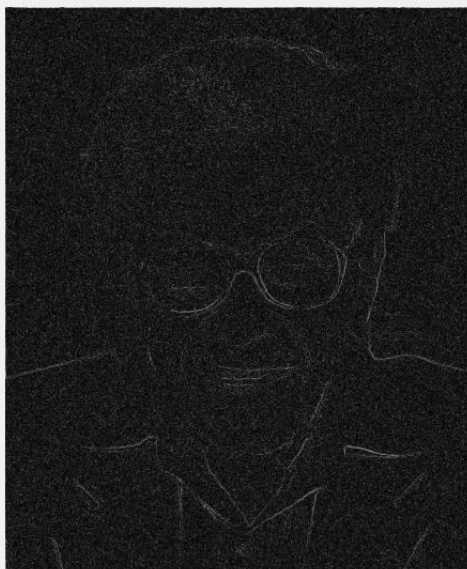
KIRSCH



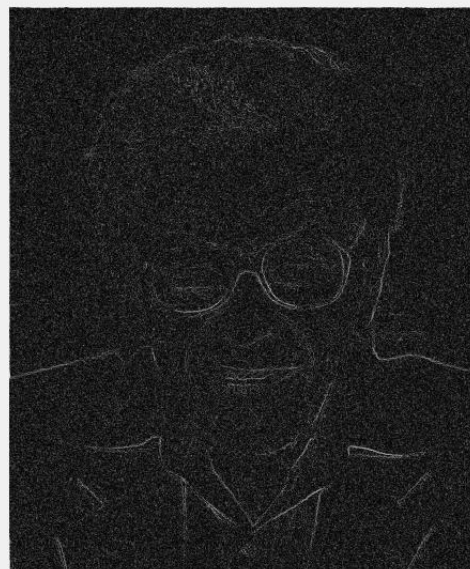
SOBEL

در حالت معمولی خیلی تفاوتی مشاهده نمی شود ولی الگوریتم sobel در لبه های تیزتر، عملکرد کمی بهتر دارد.

حال تصویر اصلی را به نویز آغشته می کنیم. یک نویز گاوسی با میانگین 0 و واریانس 0.048 به تصویر اضافه می کنیم. خروجی ها به صورت زیر هستند.



KIRSCH

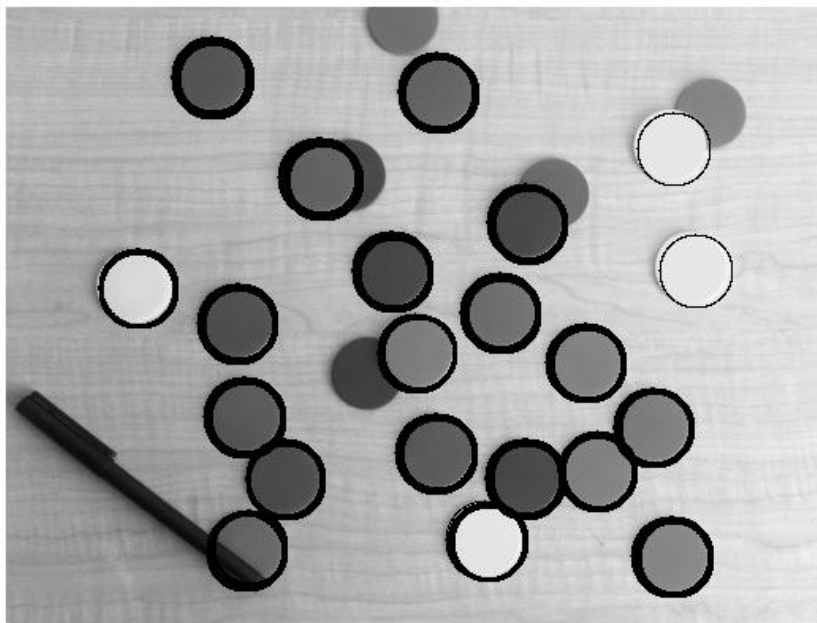


SOBEL

مشاهده می شود که خروجی الگوریتم sobel در این حالت بهتر و وضوح بیشتری دارد. پس به طور کلی بسته به کار و خروجی که مدنظر ماست، می توان از هر دو الگوریتم استفاده کرد.

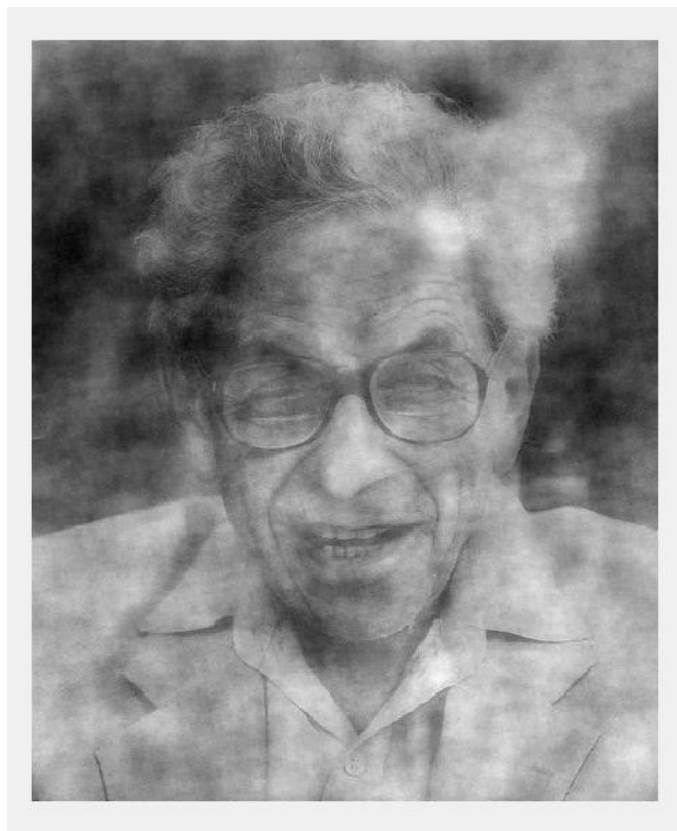
2. الگوریتم برای شمارش دایره ها در تصاویر

در این روش به طور کلی ابتدا به کمک تابع circle و تعریف min و maxx، دایره هایی با شعاع های در این بازه می سازیم. سپس ماتریس با تابع edgeE، که خودمان تعریف کردیم، لبه ها را پیدا می کنیم. سپس با کانولوشن این ماتریس در دایره ها، لبه های دایره ها را پیدا می کنیم. در تصاویر زیر می توان تصاویر را مشاهده کرد.



3. اهمیت فاز و دامنه

عملیات خواسته شده را انجام می دهیم. خروجی به صورت زیر می باشد.

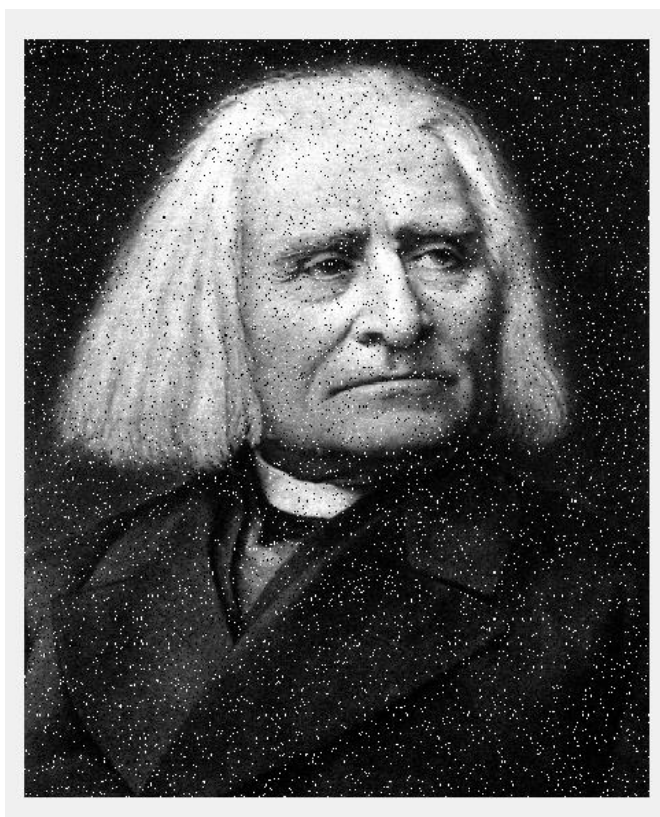


همان طور که مشاهده می شود، فاز تصویر اطلاعات مهم تری را در بر دارد.

به طور کلی تصاویر دارای feature و ویژگی های مشخصی مانند لبه ها، گوشه ها و... هستند. فاز تصویر اطلاعات درباره مکان این ویژگی ها را در بر دارد در حالی که دامنه، اندازه و مشخصات این Feature ها را دارد.

4. حذف نویز

1. نویز salt and pepper یا نویز impulse، به صورت نقاط سیاه و سفید بر روی پیکسل های عکس ظاهر می شود. پیکسل های روشن به تاریک و بالعکس تبدیل می شوند. از روش های مرسوم برای حذف این نویز، استفاده از فیلتر میانه گیر است که در ادامه شرح داده خواهد شد.

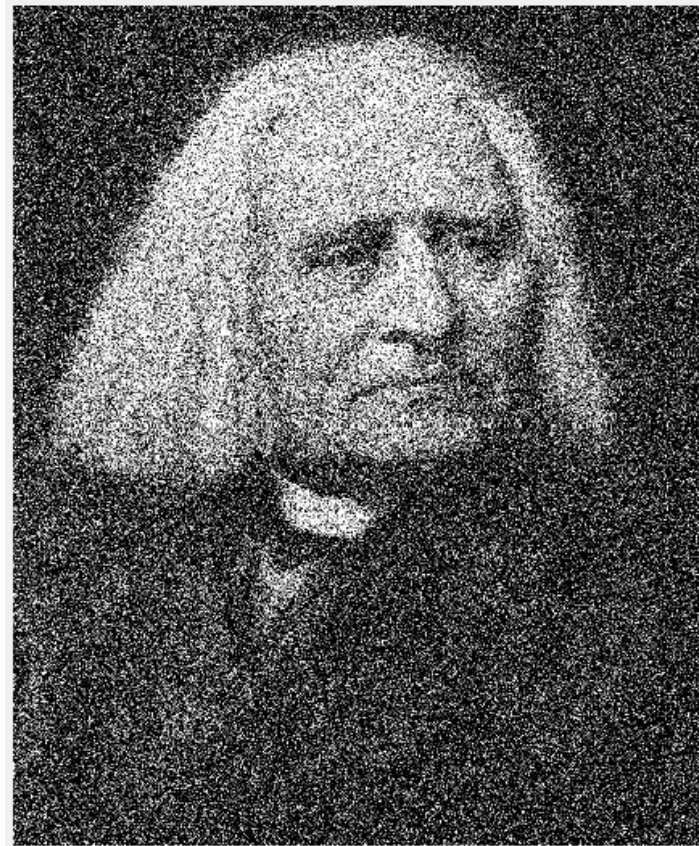


2. نویز گاوسی که یک نویز استاتیکی است و از توزیع احتمالاتی زیر پیروی می کند.

$$p(g) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(g-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

که σ بیانگر انحراف معیار و μ نشان دهنده میانگین است.

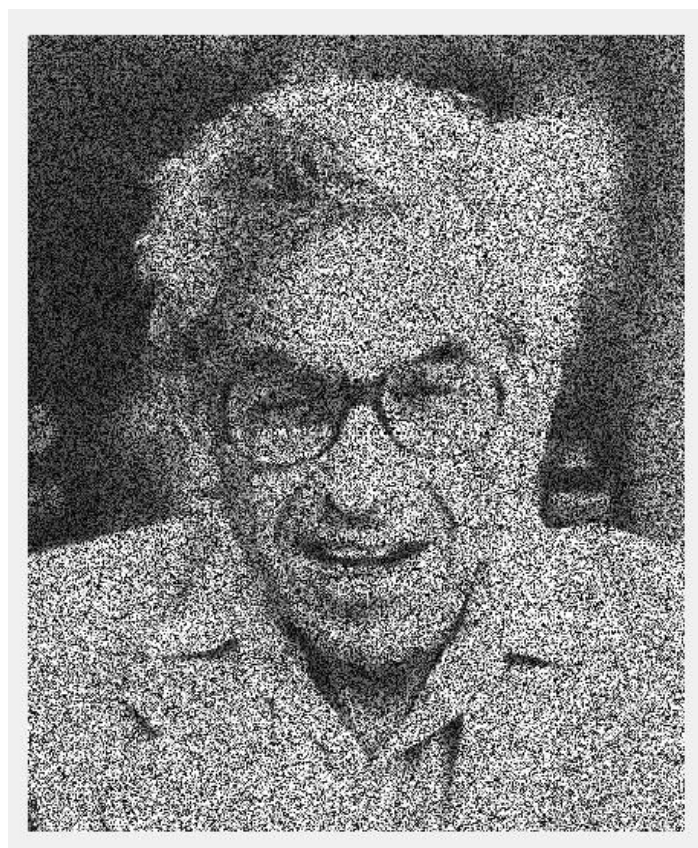
این نویز باعث می شود که تصاویر کم رنگ و تار به نظر برسند و معمولاً مقادیر خاکستری در تصاویر دیجیتال را مختل می کند. در این مورد از فیلتر گاوسی که در ادامه تشریح می شود، برای حذف این نویز استفاده می کنیم.



3. نویز پواسون یا نویز shot، معمولاً در دستگاه های الکتریکی هنگامی اتفاق می افتد که در شمارش فوتون های یک پیکسل، اختلال رخ دهد.

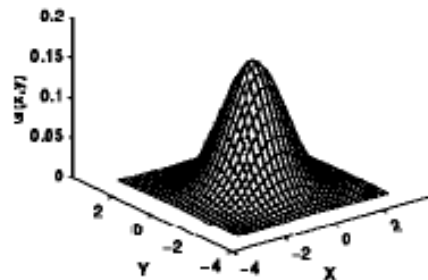


4. نویز اسپکل یک آشفته ای نقطه ای است که معمولاً به عنوان نویز ضرب شونده در تصاویر مدل می شود. این نویز در تصاویر رادار است و وابسته به سیگنال بوده و به دلیل نوسانات فاز سیگنال های بازگشتی امواج الکترومغناطیسی به وجود می آید.



ابتدا نحوه عملکرد فیلتر گاوسی را توضیح می دهیم.
چون تصاویر ما دوبعدی هستند،در نتیجه باید از تابع گاوسی دوبعدی استفاده کنیم.

$$G(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$$



فیلتر گاوسی به صورت فیلترپایین گذر عمل می کند.ما باید یک کرنل که توزیع گاوسی دارد،تولید کنیم که ضرایب هرچه از مرکز دورمی شویم،کاهش می یابند.میانگین صفر وتوزیع متقارن است.معمولا این فیلتر روشنایی را حفظ نمی کند.

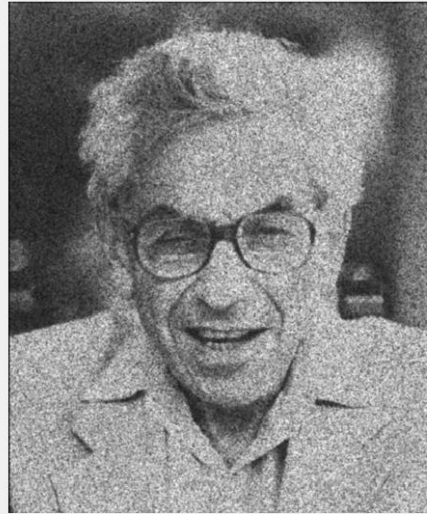
به طور مثال برای کرنل سایز 5*5،ورودی های x ,y را به صورت زیرتعریف می کنیم.

| x = | | | | | y = | | | | |
|-----|----|---|---|---|-----|----|----|----|----|
| -2 | -1 | 0 | 1 | 2 | -2 | -2 | -2 | -2 | -2 |
| -2 | -1 | 0 | 1 | 2 | -1 | -1 | -1 | -1 | -1 |
| -2 | -1 | 0 | 1 | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| -2 | -1 | 0 | 1 | 2 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| -2 | -1 | 0 | 1 | 2 | 2 | 2 | 2 | 2 | 2 |

سپس همراه با واریانس تعریف شده،کرنل به دست آمده و ازکانولوشن آن با عکس،خروجی فیلتر شده به دست می آید.طبق راهنمایی،0 هایی به گوشه های تصویر اضافه شد تا از خروج عکس از کادر جلوگیری کنیم.به ترتیب اثر این فیلتر را روی عکس های آلوده به نویز مشاهده می کنیم.

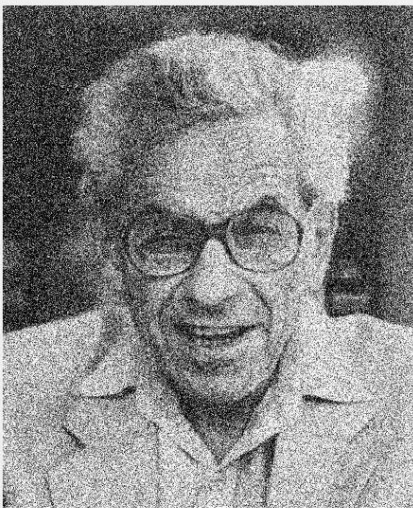


SPECKLE NOISE

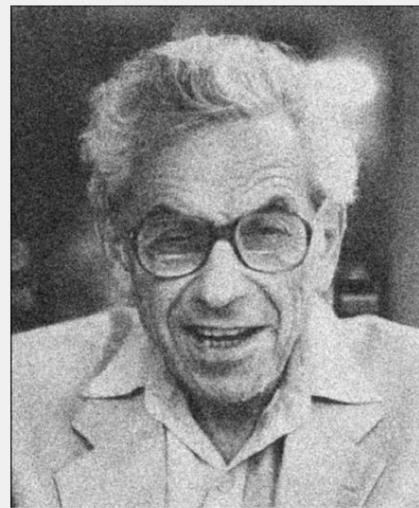


FILTERED

سایز کرنل برابر با 5 و واریانس برابر با 2 انتخاب شد.

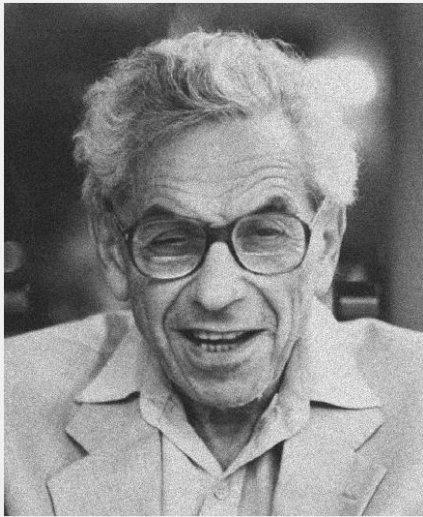


GAUSSIAN NOISE

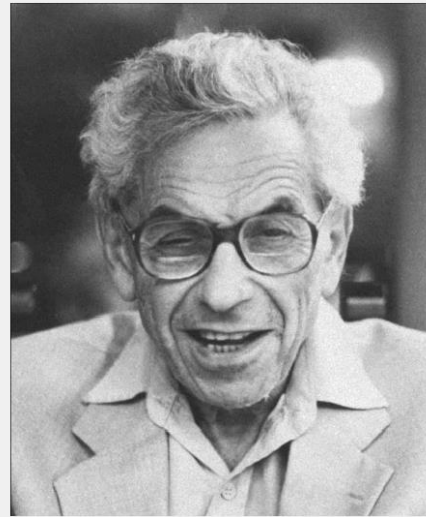


FILTERED

سایز کرنل برابر با 5 و واریانس برابر با 2 انتخاب شد. در این مورد خروجی خوبی را شاهد هستیم.

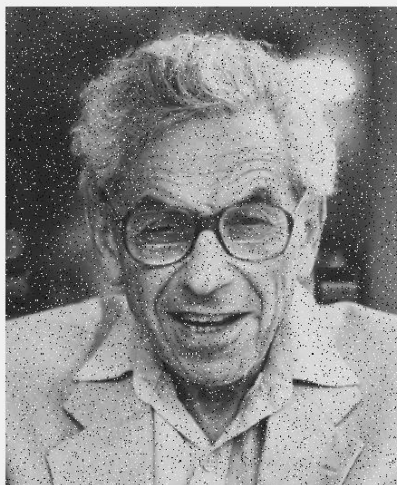


POISSON NOISE

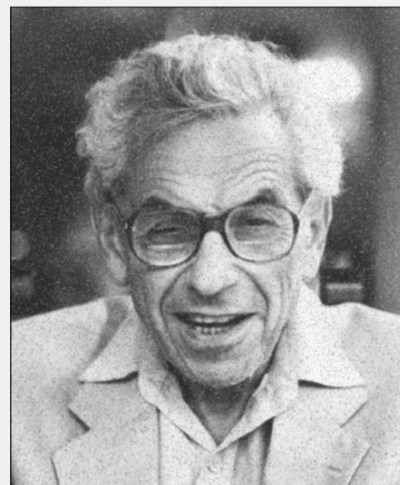


FILTERED

سایز کرنل برابر با 3 و واریانس برابر با 2 انتخاب شد. در این مورد خروجی خوبی را شاهد هستیم.



SALT&PEPPER NOISE



FILTERED

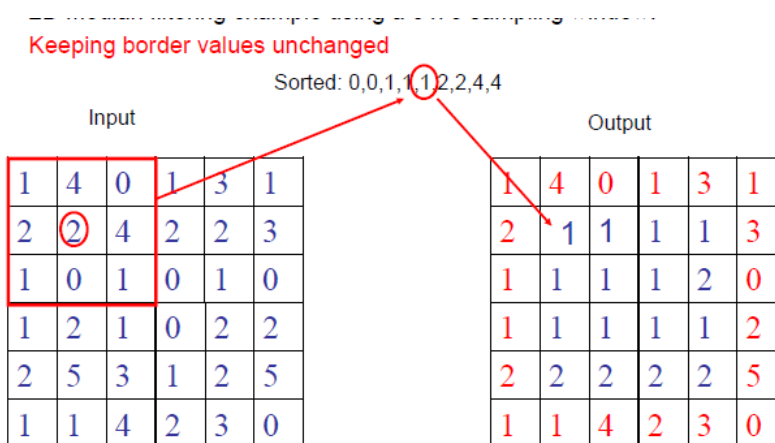
سایز کرنل برابر با 5 و واریانس برابر با 2.5 انتخاب شد.

می توان دید که فیلتر گاوسی در مواجهه با نویزهای Gaussain,poisson عملکرد خوبی دارد.

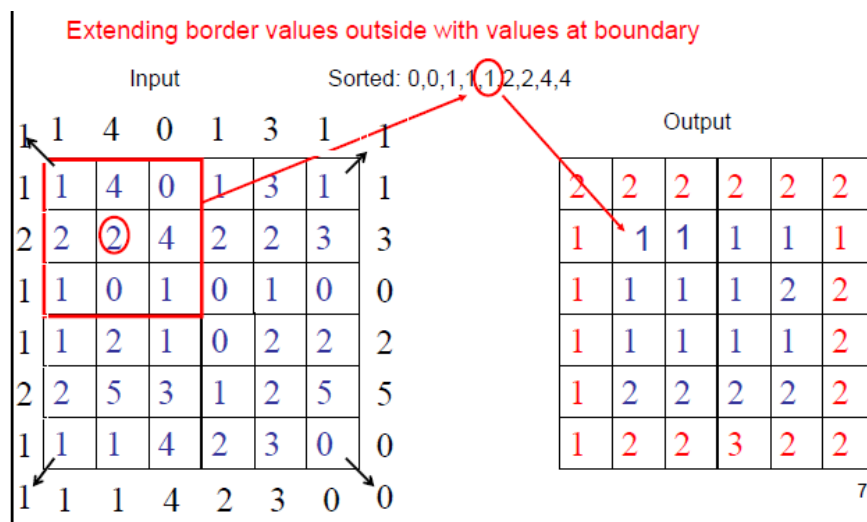
حال فیلتر میانه گیر را توضیح می دهیم.

یک فیلتر غیرخطی است که هر پیکسل را با میانه خانه های اطرافش جایگزین می کند. در این روش در گوشه های تصویر به مشکل می خوریم که به 3 طریق زیر قابل حل می باشد.

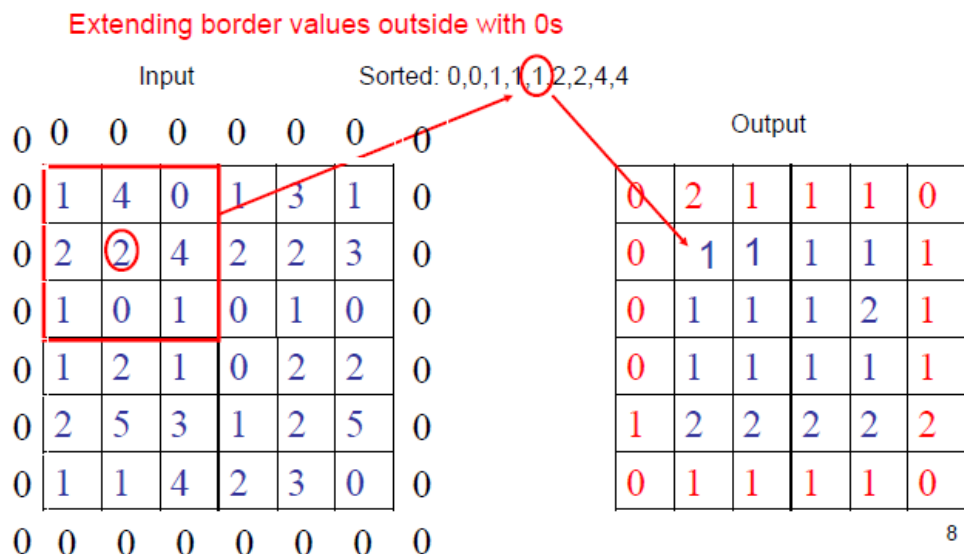
در روش اول، پیکسل های کناری را نگه می داریم و میانه گیری را روی بقیه پیکسل ها انجام می دهیم.



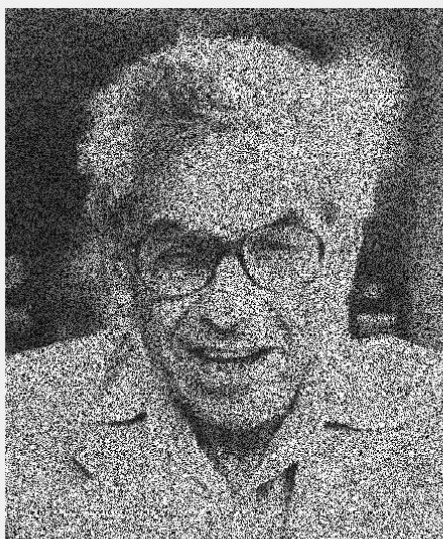
در روش دوم، تصویر را با پیکسل های کناری Extend می کنیم و سپس میانه گیری را انجام می دهیم.



در روش سوم، خانه های کناری را با 0 Extend می کنیم و سپس میانه گیری را انجام می دهیم.



ما روش سوم را پیاده سازی کردیم. به ترتیب اثر فیلتر را روی عکس های آلوده به نویز مشاهده می کنیم.



SPECKLE NOISE

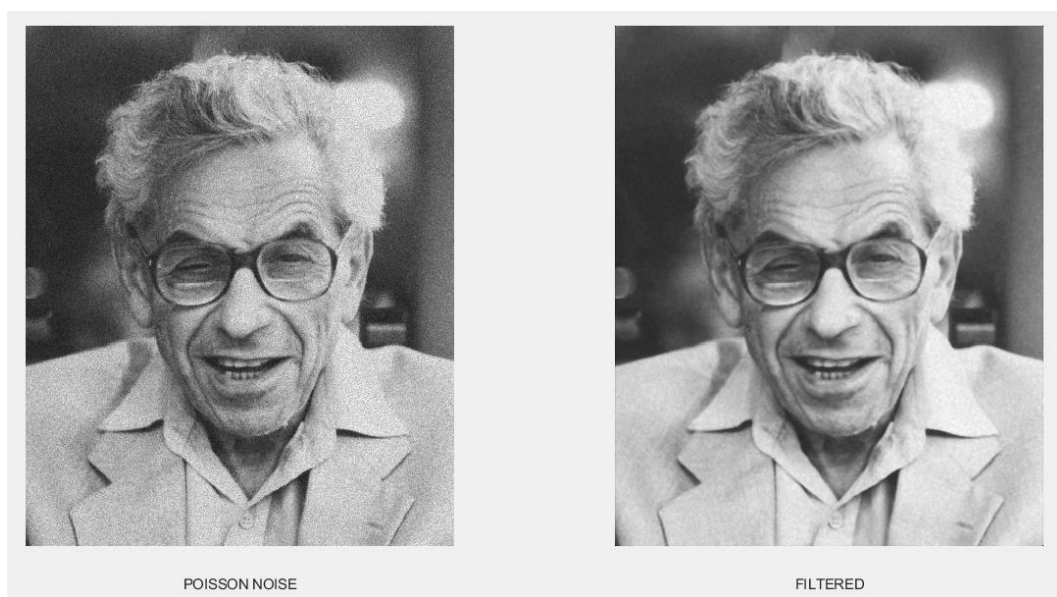


FILTERED

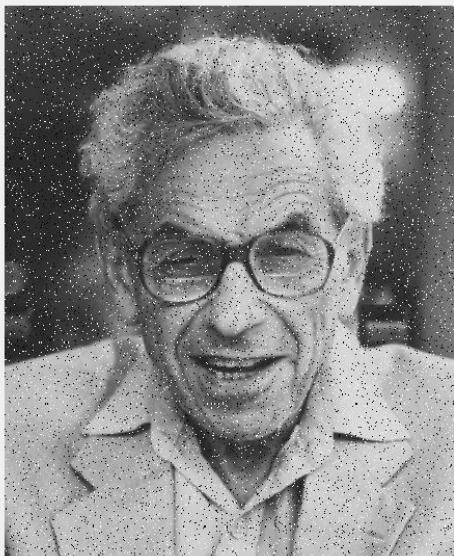
سایز کرنل را برابر با 5 انتخاب کردیم.



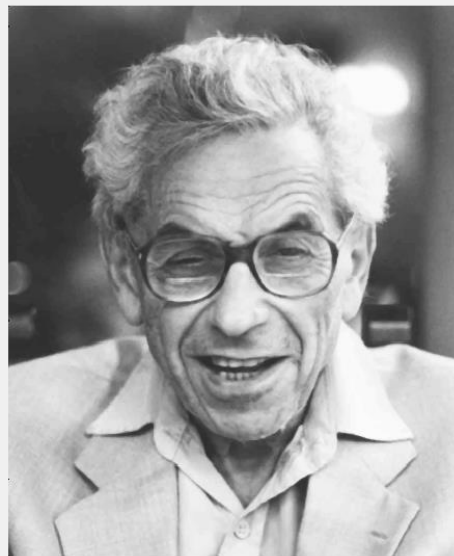
سایز کرنل را برابر با 3 انتخاب کردیم.



سایز کرنل را برابر با 3 انتخاب کردیم. خروجی خوبی را مشاهده می کنیم.



SALT&PEPPER NOISE



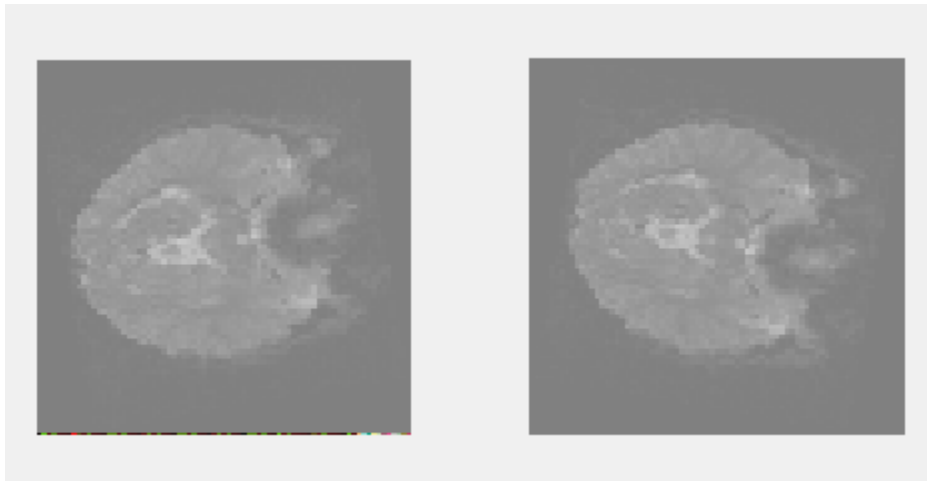
FILTERED

سایز کرنل را برابر 5 انتخاب کردیم. خروجی فوق العاده ای را شاهد هستیم.

می توان فهمید که برای نویز poisson و به خصوص salt & pepper، این فیلتر عملکرد خوبی دارد.

5. تصاویر FMRI

در این قسمت هدف ما پیدا کردن بهترین پارامتر های دوران و انتقال برای align کردن دو تصویر است. ابتدا این کار را به کمک optimizer متلب و سپس خودمان انجام می دهیم. در ابتدا دو تصویر را نمایش می دهیم.



تصویر چپ را ثابت نگه داشته و تصویر سمت راست را تغییر می دهیم.

```
[optimizer, metric] = imregconfig('multimodal');
optimizer.InitialRadius = 0.004;
optimizer.Epsilon = 1.5e-7;
optimizer.GrowthFactor = 1.001;
optimizer.MaximumIterations = 800;
tform = imregtform(moving, fixed, 'affine', optimizer, metric);
movingRegistered = imwarp(moving, tform, 'OutputView', imref2d(size(fixed)));
```

```
angle =  
  
    19.8184  
  
>> x(1)  
  
ans =  
  
   -10.3416
```

```
>> y(1)  
  
ans =  
  
    15.2086  
  
>> scale  
  
scale =  
  
    1.0030
```

پارامتر ها به صورت
روبرو هستند.

$$\begin{pmatrix} X' \\ Y' \\ 1 \end{pmatrix} = (X \ Y \ 1) * \begin{pmatrix} s \cos \theta & -s \sin \theta & 0 \\ s \sin \theta & s \cos \theta & 0 \\ a & b & 1 \end{pmatrix}$$

حال ما $s=1$ فرض کرده و پارامترهای بالا را تغییر می دهیم تا ماکزیم correlation بین دو تصویر را پیدا کنیم.

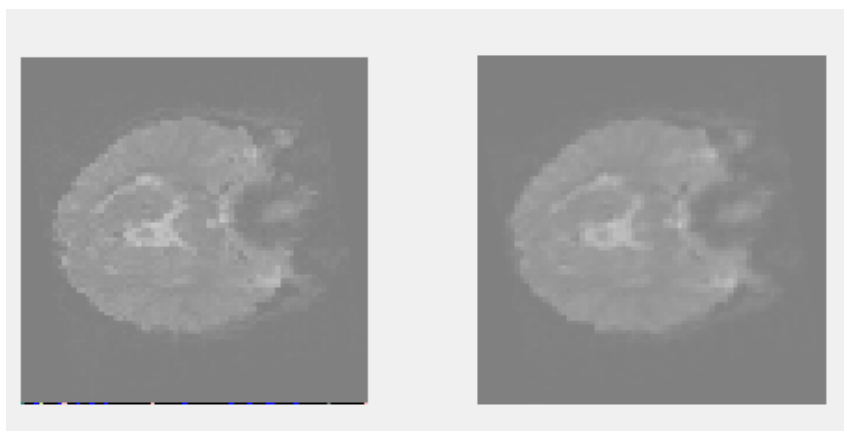
$$r = \frac{\sum_m \sum_n (A_{mn} - \bar{A})(B_{mn} - \bar{B})}{\sqrt{\left(\sum_m \sum_n (A_{mn} - \bar{A})^2\right) \left(\sum_m \sum_n (B_{mn} - \bar{B})^2\right)}}$$

where $\bar{A} = \text{mean2}(A)$, and $\bar{B} = \text{mean2}(B)$.

پارامترها به صورت روبرو هستند.

| | | | | |
|------|-----|---------|----|--------|
| 3957 | -11 | 15.5000 | 20 | 0.9753 |
|------|-----|---------|----|--------|

خانه اول، انتقال در راستای x، خانه دوم انتقال در راستای y، خانه سوم زاویه دوران و خانه آخر، ضریب همبستگی بین دو تصویر است.



می بینیم که دو تصویر تقریبا مشابه هستند.