



به نام خدا



دانشگاه تهران
دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر
پردازش سیگنال‌های زمان - گسسته

تمرین سری 4

نام و نام خانوادگی	نرجس نورزاد
شماره دانشجویی	810196626
تاریخ ارسال گزارش	13 مرداد 1399

3	Spatial domain filtering
13.....	Frequency domain filtering
21.....	Face recognition

عملکرد kernel ها :

برای هر بلوک 3×3 از پیکسل ها ، هر پیکسل در ماتریس 3×3 ای که ما تعریف کردیم ضرب میشود ، سپس جمع تک تک درایه های آن گرفته میشود و این حاصل جمع، پیکسل جدید را میسازد .

• Sharpen :

این نوع kernel تفاوت های میان مقدار پیکس های همسایه را برجسته تر میکند پس باعث میشود که گوشه ها در هر پیکسل نمایان تر شود. برجسته کردن نواحی روشن و تاریک باعث اضافه کردن contrast و برجسته شدن گوشه ها میشود .

• Blur :

این kernel با عبور یک Moving Average ک مقدار هر خانه را با میانگین مقدار خانه های همسایه اش جایگزین میکند، می توان تصویر را محو کرد.

• Outline:

این kernel که به آن edge کرنل هم گفته میشود برای هایلایت کردن تفاوت های بزرگ میان پیکسل های مختلف است در واقع میتوان خطوط اطراف هر شی در تصویر را به کمک این kernel پررنگ تر و برجسته تر کرد .

• Gauss :

این نوع kernel ، همانند blur kernel عمل میکند با این تفاوت که بر تابع Gaussian وابسته است ، تابعی که یک مقادیر را در اطراف یک نقطه ی مرکزی توزیع میکند ، پس اعمال کردن این نوع kernel

• Average moving :

این نوع kernel نیز همانند کرنل blur عمل میکند برای همین با جایگزینی مقدار هر خانه با میانگین خانه های اطراف باعث تار شدن کل تصویر میشود .

• H line :

این kernel ، یکی از انواع line detection کرنل هاست . این نوع کرنل ها ، باعث detect شدن خطوط با قطر مشخص و زاویه مشخص میشوند .

این کرنل ها باعث نمایان کردن خطوط با زمینه ی تیره و خطوط روشن میشوند .

H line خطوط عمودی در تصویر را برجسته میکند

• V line :

این kernel ، یکی از انواع line detection کرنل هاست . این نوع کرنل ها ، باعث detect شدن خطوط با قطر مشخص و زاویه مشخص میشوند .

این کرنل ها باعث نمایان کردن خطوط با زمینه ی تیره و خطوط روشن میشوند .

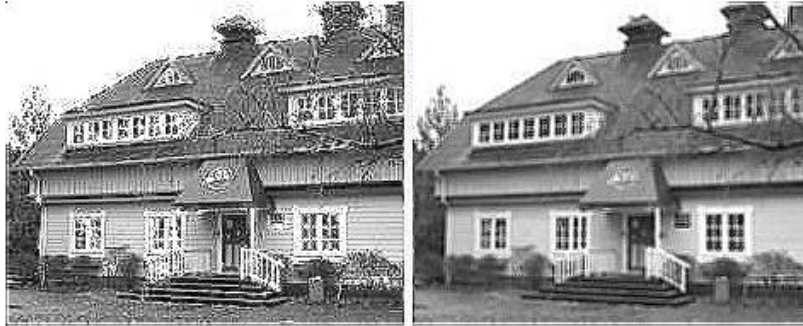
این kernel خطوط افقی در تصویر را برجسته میکند

• Identify:

این kernel که به آن do-nothing کرنل هم گفته میشود ، در واقع باعث ایجاد هیچ گونه تفاوتی نمیشود و کار خاصی روی تصویر انجام نمیدهد.

HOUSE

Sharpend House



Blured House



Outlined House



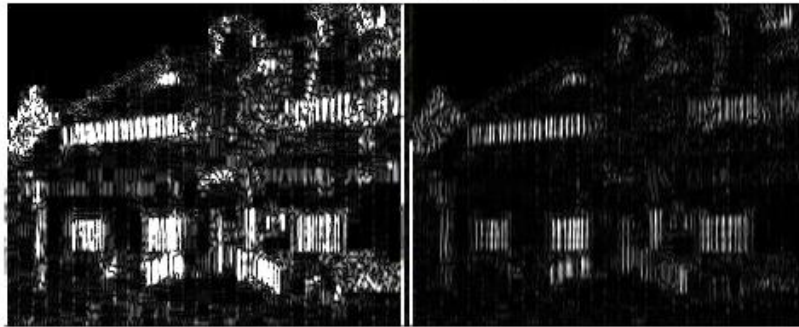
Gaussed House



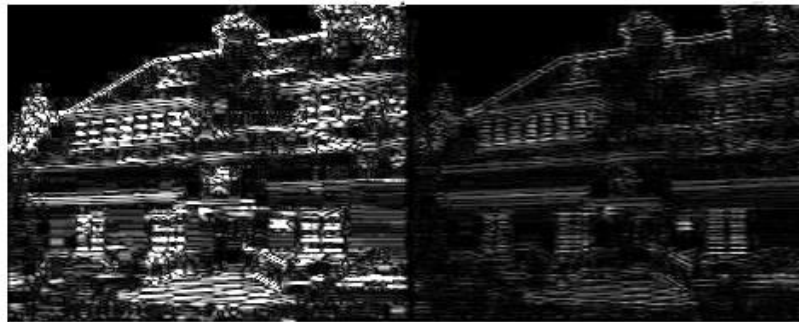
Moving avged House



V lined House



H lined House



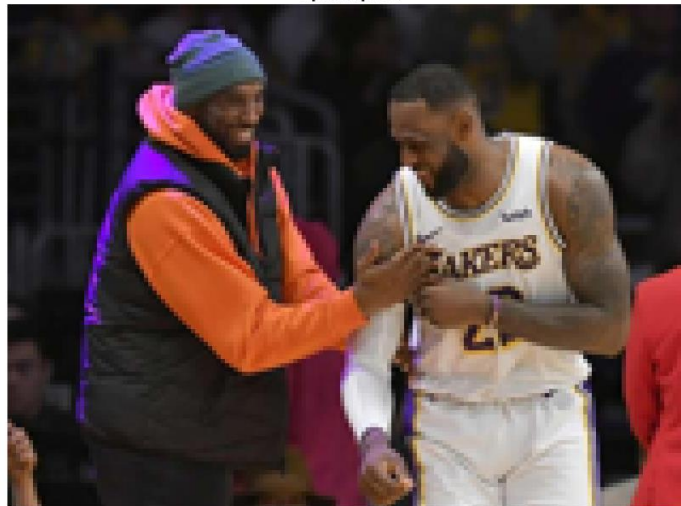
Identified House



Downsampled



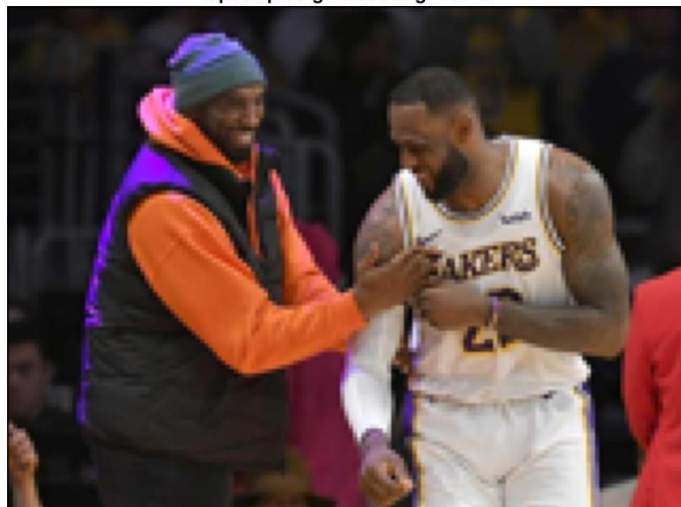
Upsampled



علت تفاوت میان دو تصویر این است که ، بعد از **downsample** کردن ، ما داده هارا دور میریزیم و با **upsample** کردن صرفا جای داده هایی که نداریم 0 قرار میدهیم ، به همین دلیل باعث میشود که تصویر وضوح اولیه را نداشته باشد و تار باشد.

تصویر زیر ابتدا کرنل گوسی اعمال میشود ، سپس کرنل **avg moving** که باعث میشود خانه هایی که قبلا در آن ها 0 قرار گرفته با میانگین خانه های اطراف خود جایگزین شوند که باعث میشود اندکی از تاری تصویر کاهیده شود .

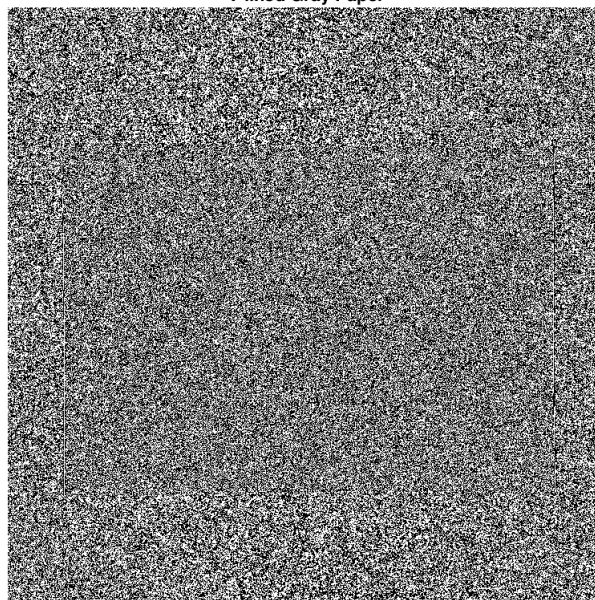
Upsampled-gaussed-avg moved

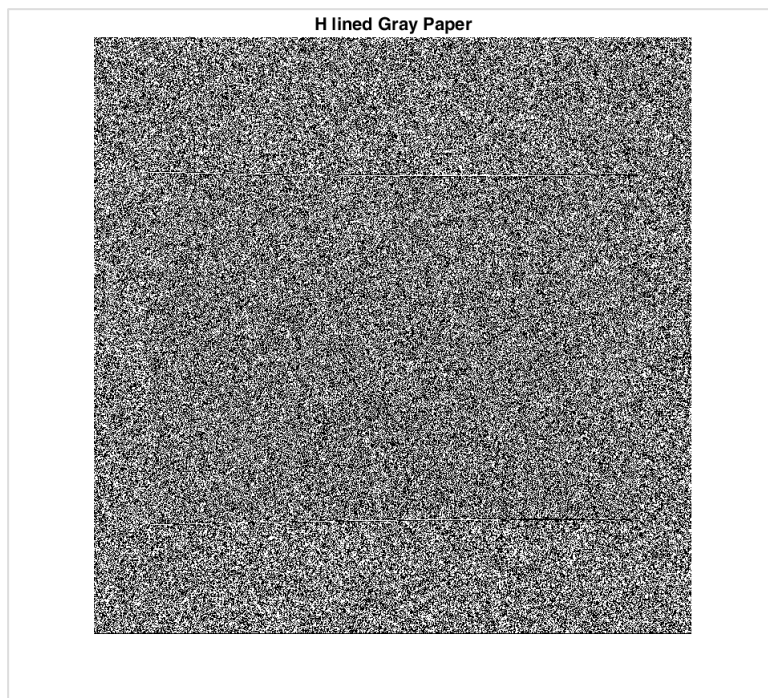


CAM SCANNER

برای طراحی چیزی مانند Camscanner ، ابتدا تصویر را به حوزه ی gray scale میبریم . سپس به کمک کرنل هایی که از قبل داشتیم ، خطوط عمودی و افقی را مشخص کنیم .

V lined Gray Paper





میتوان دید با استفاده از کرنل ها ، خطوط سفید رنگی در تصویر ایجاد شده اند .

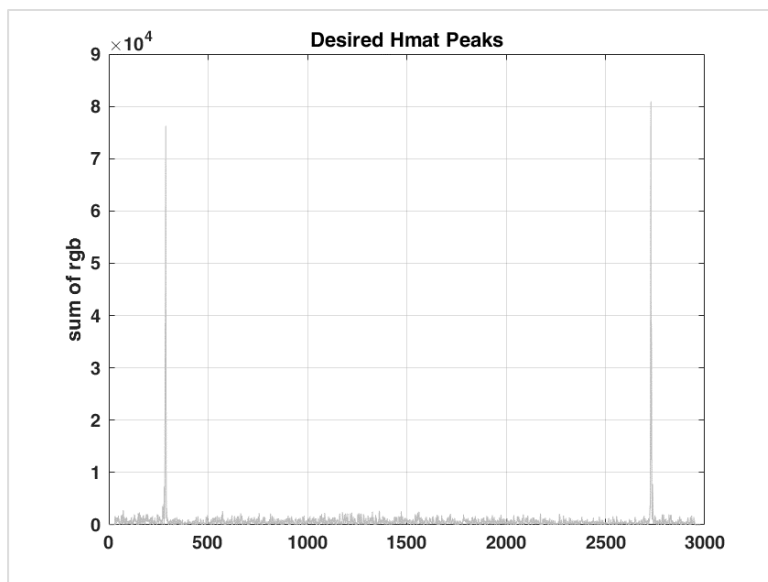
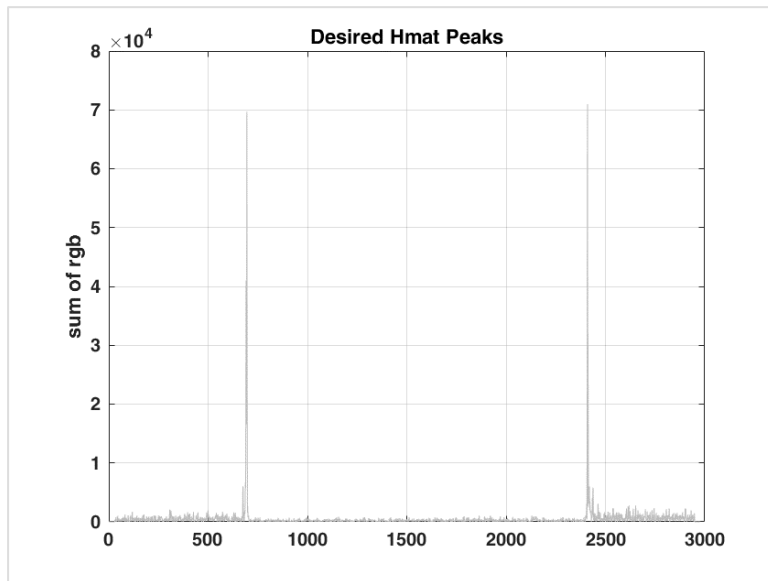
ابتدا به کمک فیلتر median دو بعدی ، میخواهیم نویز های موجود در تصویر را از بین ببریم . در واقع این نوع فیلتر مانند پنجره ای عمل میکند که روی entry سیگنال حرکت میکند و median همسایه های هر entry را با اصل مقدار آن جایگزین میکند .

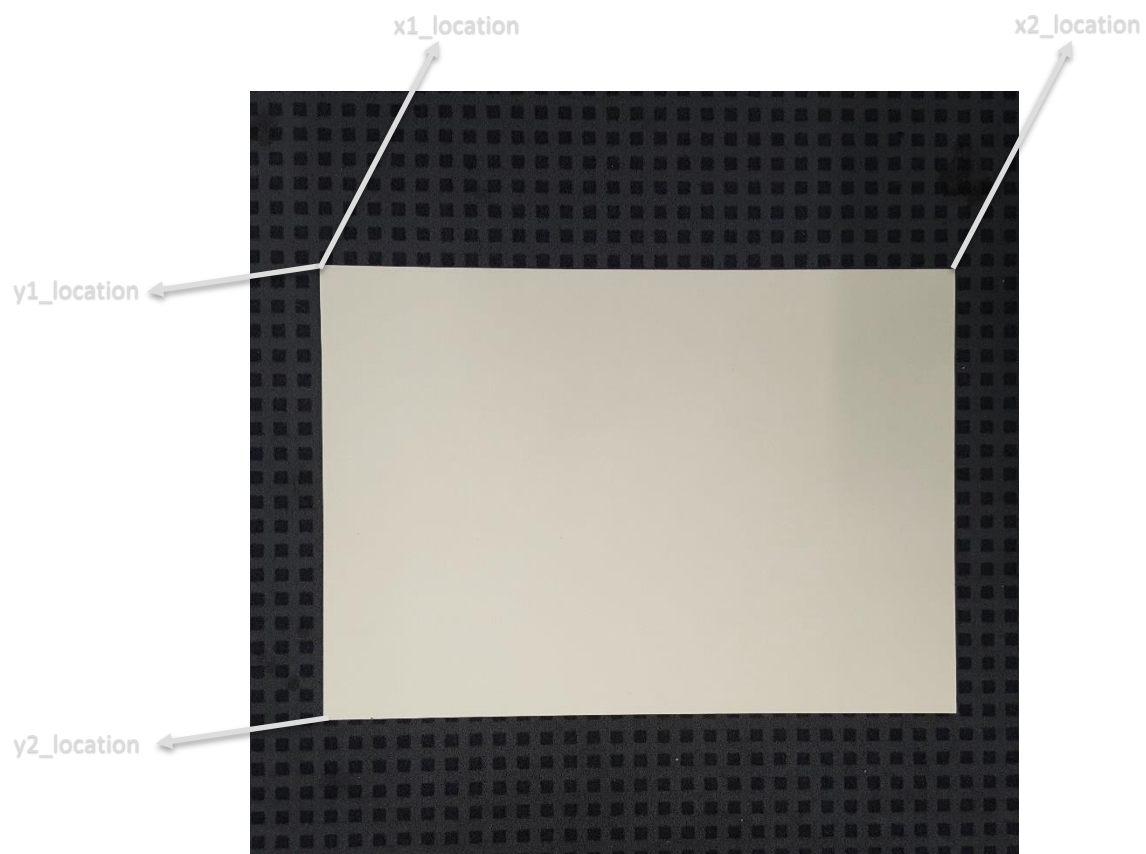
سپس ماتریس desired_Hmat (desired_Vmat) را به صورت افقی (عمودی) جمع میکنیم تا یک ماتریس 2978×1 حاصل شود . در این ماتریس ، 2 تا از درایه ها بیشترین مقدار را دارند که نشان میدهد خطوط اصلی کاغذ ما در کجا قرار دارند .

سپس با استفاده از تابع remove_unwanted_data ، اول و آخر ماتریس را صفر میکنیم چون پیک های نامربوط میزند که مورد نظر ما نیست .

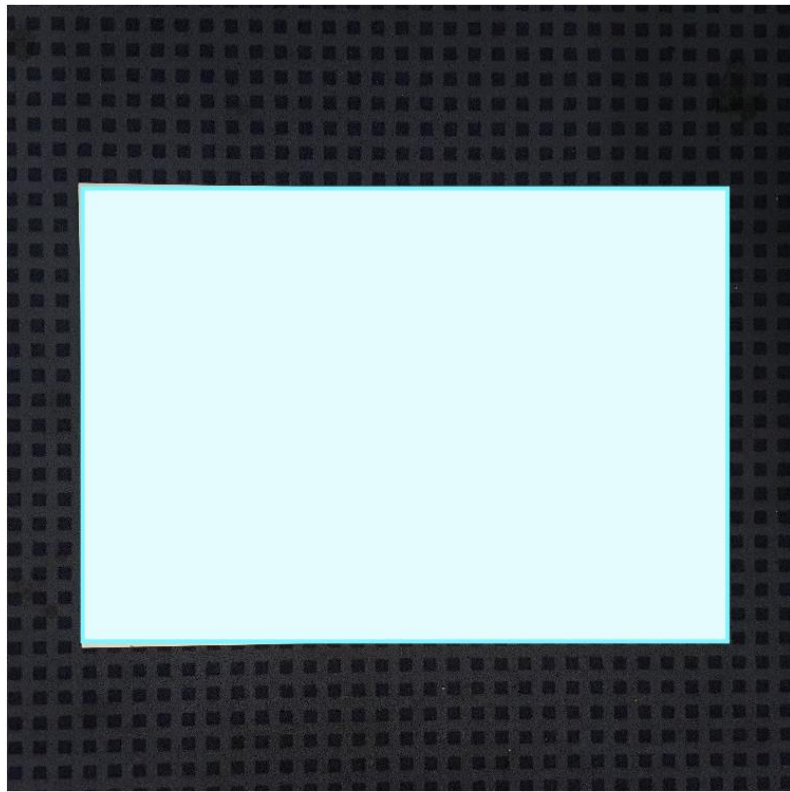
سپس ماتریس را رسم میکنیم . دو پیک به وضوح قابل دیدن است .

با استفاده از تابع find_position ، به راحتی میتوان مکان پیک هایی که چه از نظر افقی و چه از نظر عمودی میزند را یافت .



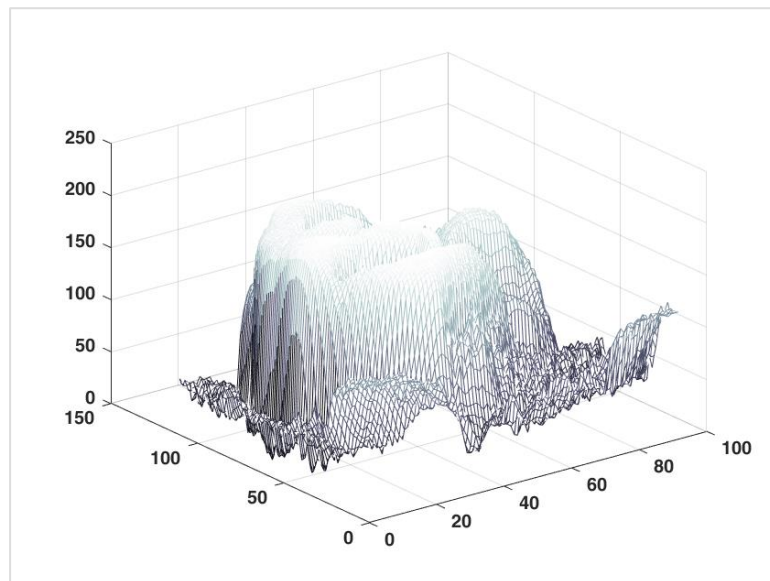


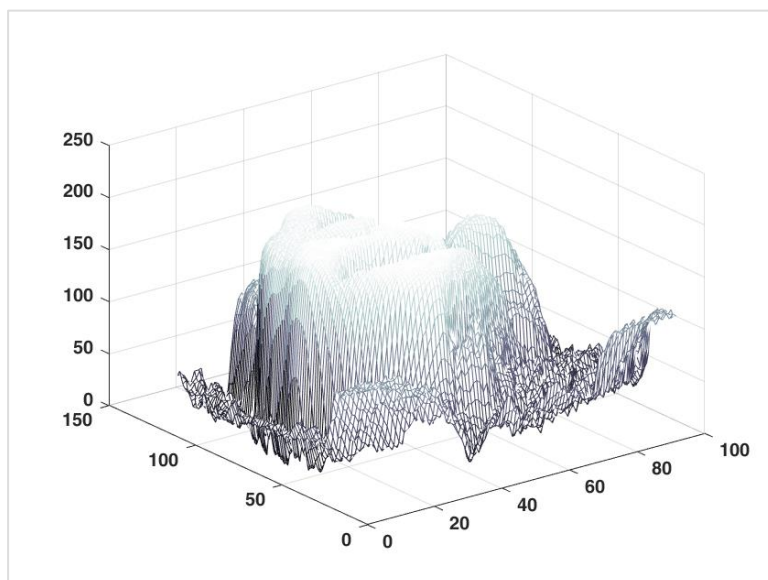
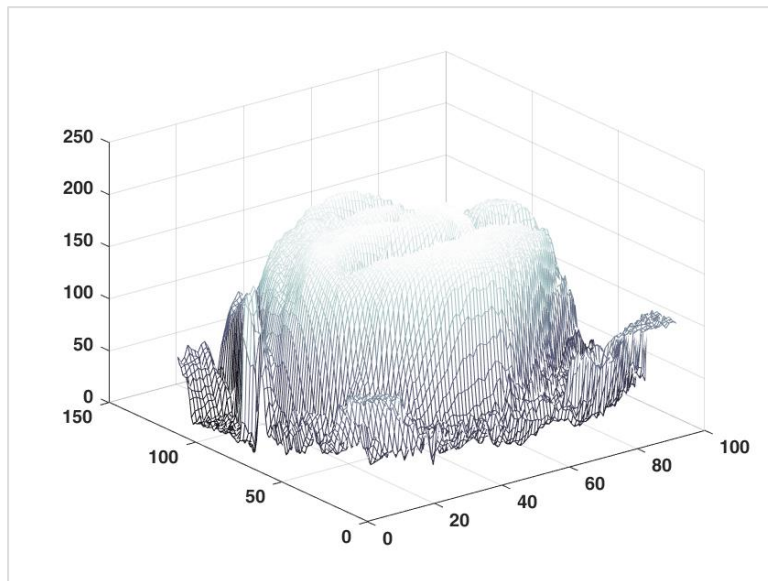
بعد از اینکه مختصات 4 نقطه ی تصویر بدست آمد ، به کمک تابع rectangle یک مستطیل میکشیم که انگار کاغذ ما detect شده است.

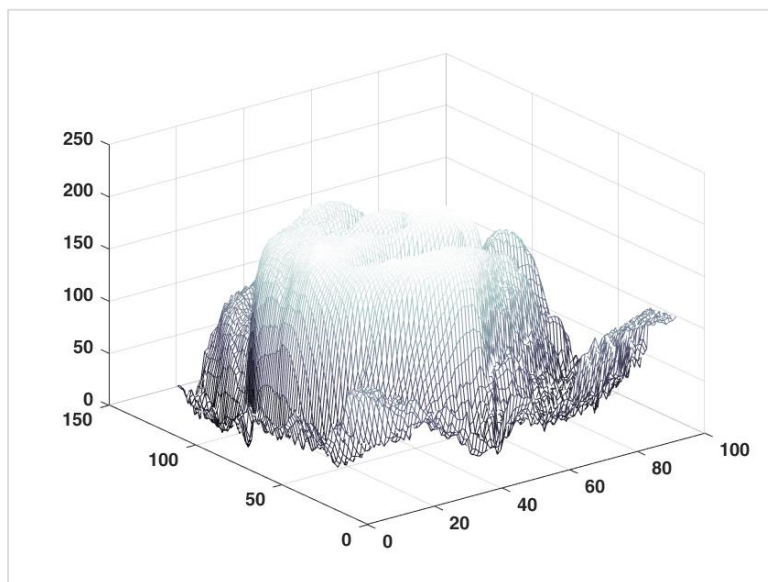
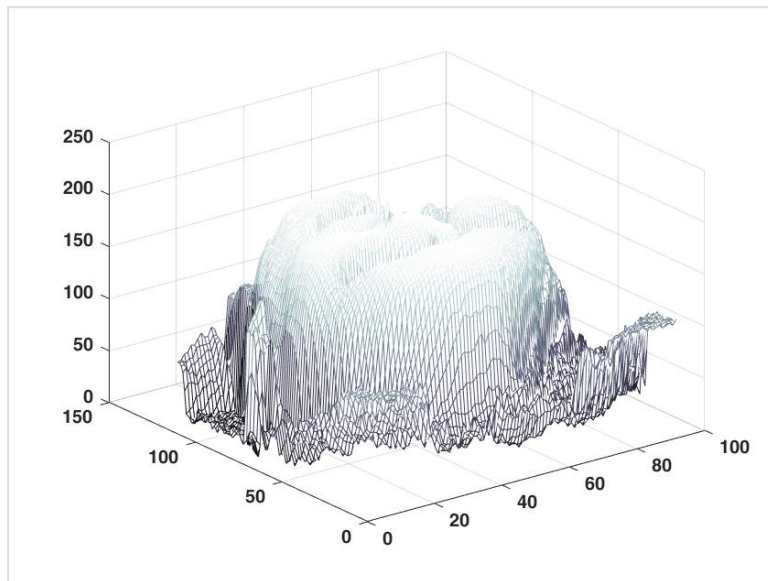


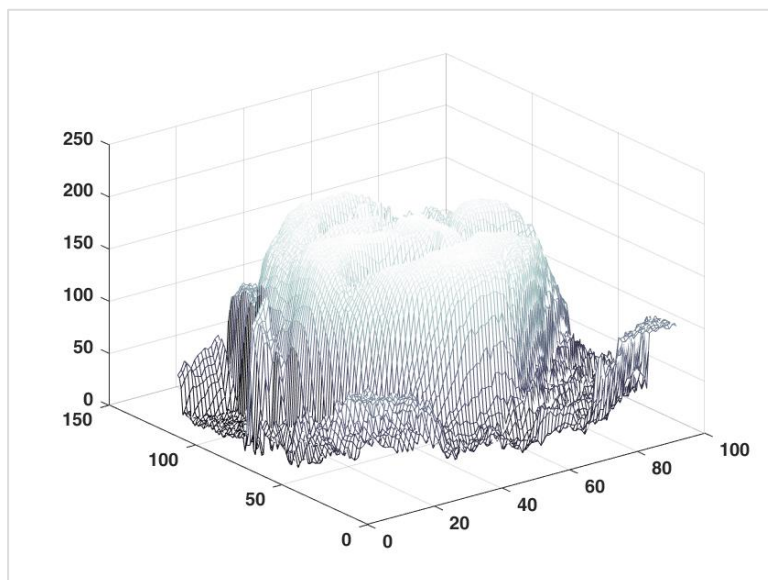
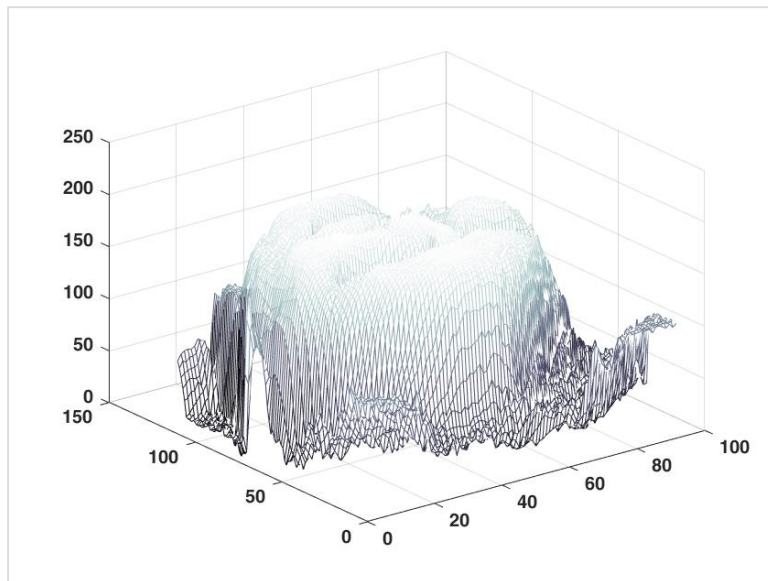
FREQUENCY DOMAIN FILTERING

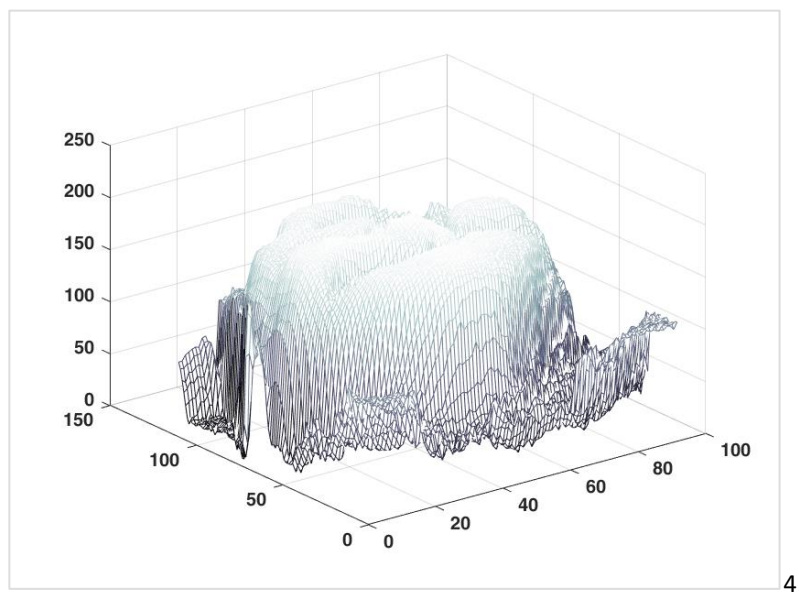
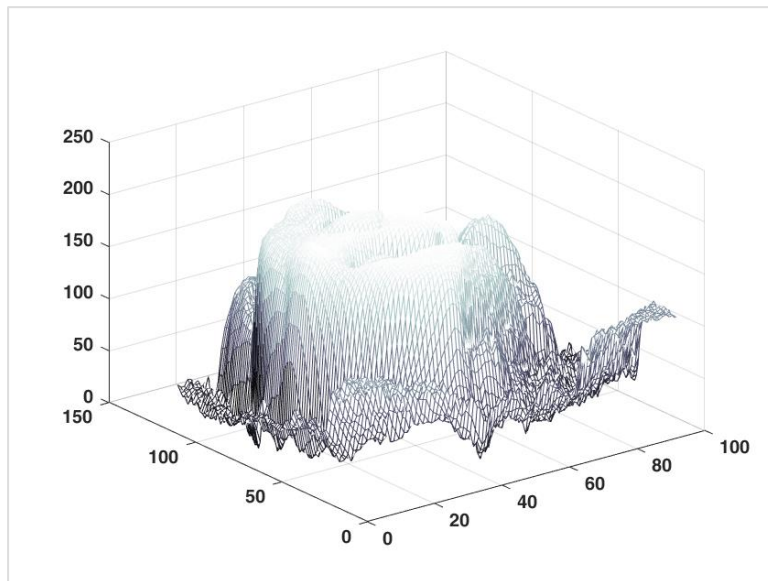
.1



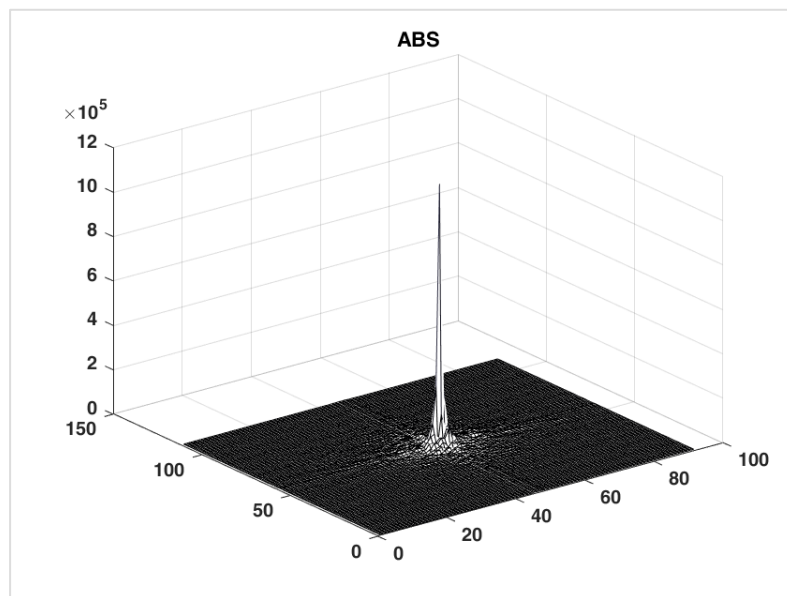
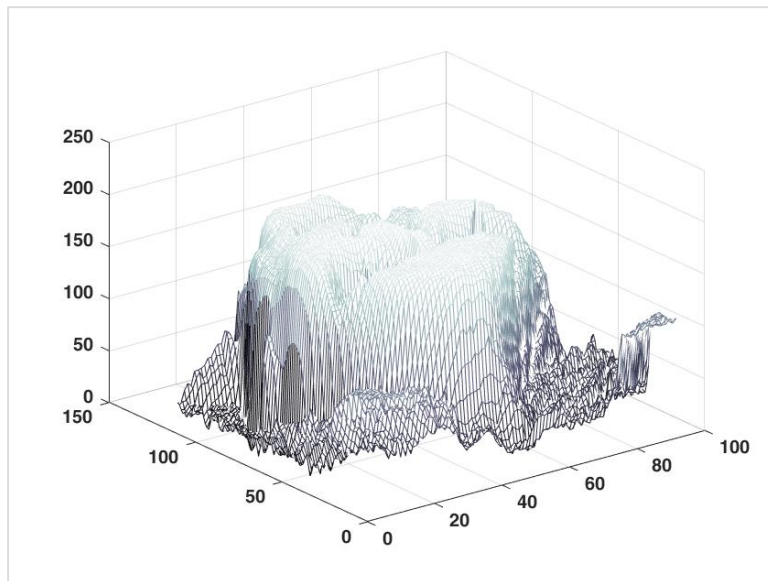


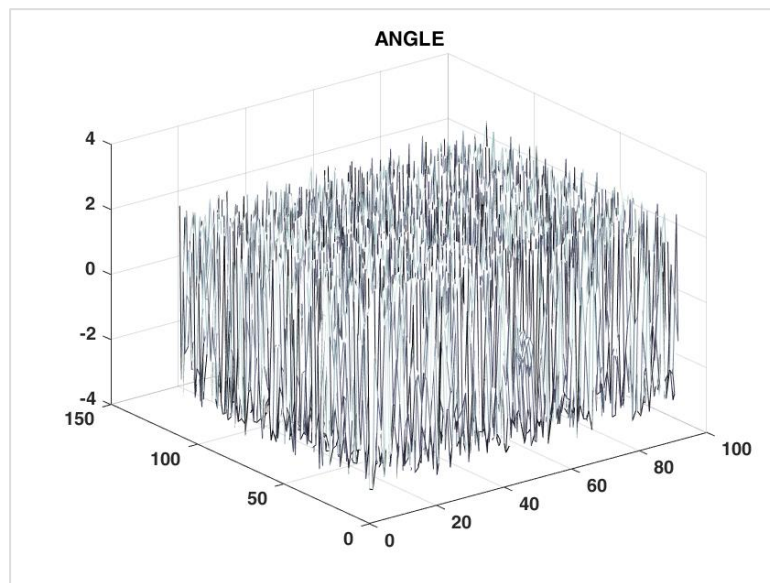






4





دو تصویر بالا فقط اندازه و فاز تصویر اول هستند و به دلیل تشابه بقیه موارد آورده نشدند .

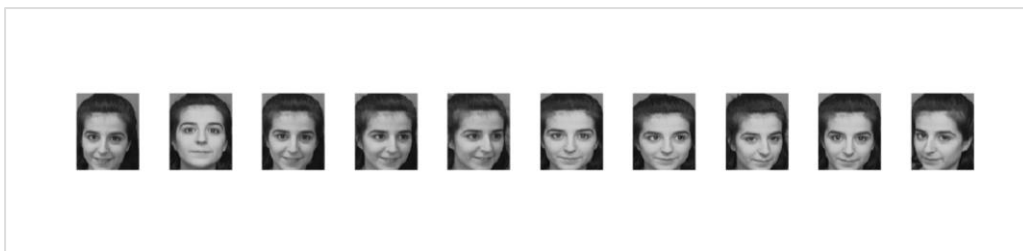


واضح است که مخدوش کردن فاز به نسبت بسیار خوبی تصاویر را نیز مخدوش کرده . افزایش مقدار snr روی تصاویر مختلف تاثیرات مختلفی گذاشته است .



همانطور که واضح است مخدوش کردن اندازه تاثیر انچنایی ای روی تصاویر نداشته است و صرفا باعث اندکی تیرگی و روشنی شده است.

پس میتوان نتیجه گرفت که اطلاعات مهم و اساسی در فاز تصویر وجود دارد.



از بررسی تمام تصاویر بالا میتوان متوجه شد بخش قابل توجه و اساسی عکس در فاز آن قرار دارد و اطلاعات بیشتری در مورد تصویر چهره به ما میدهد.

FACE RECOGNITION

Neural Network Training (nntraintool)

Neural Network

Algorithms

Data Division: Training Only (dividetrain)
 Training: Scaled Conjugate Gradient (trainscg)
 Performance: Mean Squared Error with L2 and Sparsity Regularizers (msespase)
 Calculations: MEX

Progress

Epoch:	0	1000 iterations	1000
Time:	0:19:41		
Performance:	2.09e+03	423	0.00
Gradient:	111	31.2	1.00e-06
Validation Checks:	0	0	6

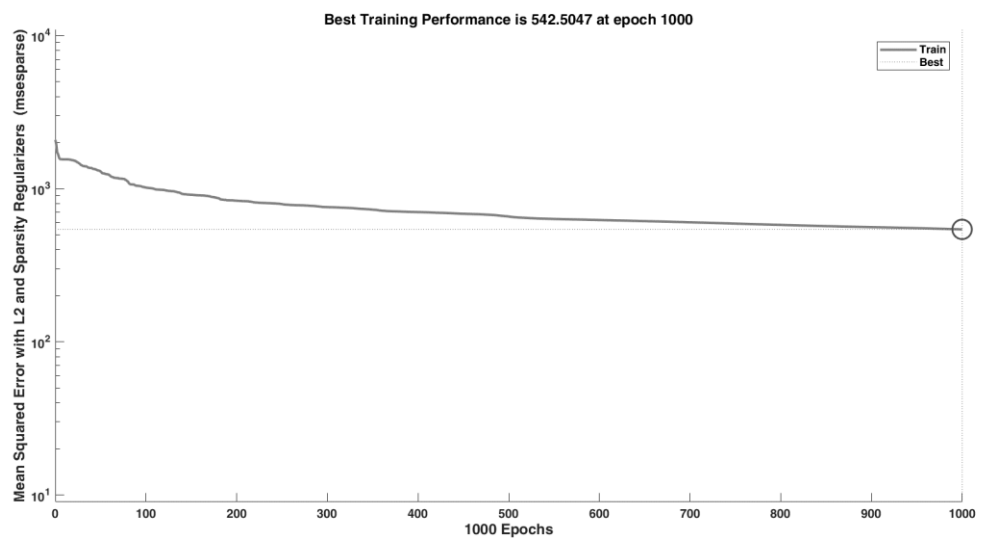
Plots

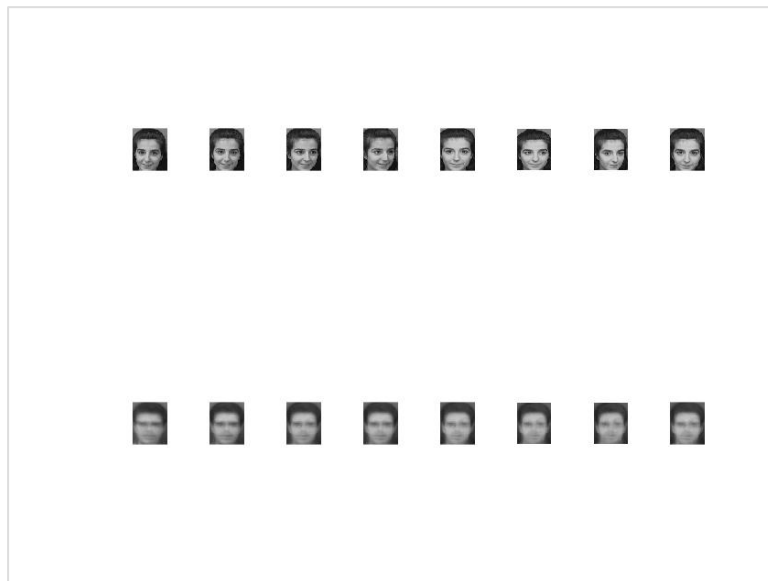
Performance (plotperform)

Plot Interval: 1 epochs

✓ Maximum epoch reached.

Stop Training Cancel





کد به جواب دقیقی نرسید.