



به نام خدا



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

تمرین سری 4

نام و نام خانوادگی	حمیدرضا علی اکبری خویی
شماره دانشجویی	8101966514
تاریخ ارسال گزارش	11/05/99

فهرست گزارش سوالات

3	Spatial Domain
3	Kernel
3	Most useful kernels-
3	Sharpen.
3	Blur
3	Outline
4	Average Moving
4	H-Line
4	V-Line
4	Identify
4	House
8	KOBE
12	Page
23	Frequency domain filtering
29	Face Recognition

Spatial Domain

Kernel

یک فیلتر دوبعدی عموماً متقارن میباشد که در این پروژه 3 در 3 تعریف شده است که به صورت کانولوشنی بر روی دیتا های عکس یا همان پیکسل ها اعمال میشود و به این صورت میباشد که بعد از ضرب در عمل کانولوشن جمع همه 9 درایه آن گرفته میشود و در یک پیکس وسطی ذخیره میشود و بعد کرنل به جلو حرکت میکند.

Most useful kernels-

Sharpen.

در این کرنل تاکید بر این است که لبه های تیز عکس را به صورت خوبی نمایانگر شود یعنی تاکید بیشتر بر لبه های تیز عکس داشته باشد، از این کرنل استفاده میشود و تاثیر به سزایی بر برجسته کردن نواحی روشن و تاریک دارد !



Blur

در این کرنل سعی بر این است که با عبور یک فیلتر 3 در 3 میانگین گیر یا movingaverage باعث میشود که دیتاهای کنار هم به صورت خوبی با هم ادغام شوند که با این کار شفافیت و وضوح تصویر کمتر میشود.



Outline

برای تشخیص نقاط ناهمپیوستگی عکس ها یا به اصطلاح گوشه (Edge()) کاربرد دارد که با استفاده از این کرنل میتوان گوشه های یک تصویر را استخراج کرد.



Gauss

همانند Blur تصویر را وضوحش را کم میکند، اما در این جا با توجه به تاکید به وابستگی به تابع گوسی میزان ضرایب دارای اندازه بزرگتری حول مرکز خواهند داشت.



Average Moving

همانند کرنل قبل باعث کمتر شدن وضوح میشود ولی اینبار با استفاده از میانگین پیکسل های مجاور اینکار را میکند و البته این کرنل باعث میشود که لبه های تیز حذف شوند.



H-Line

در این کرنل باعث شفاف سازی و برجسته سازی لبه های عمودی موجود در تصویر میشود.



V-Line

در این کرنل باعث شفاف سازی و برجسته سازی لبه های افقی موجود در تصویر میشود.



Identify

این کرنل مانند کرنل پاسخ ضربه همان تصویر اصلی را برمیگرداند و کاری انجام نمیدهد!

/:



House

برای این که این فیلترها را در این تصویر خانه اعمال کنیم هر کدام را با تاثیر آن میبینیم:

برای اعمال کردن هر کدام از کرنل ها از imfilter استفاده کرده ام که تفاوتش با مدل کانولوشنی این است که برای imfilter خدش خروجی را ABS و UINT8 میکند و نمایش میدهد ولی در مدل کانولوشنی باید این کار را انجام میدادیم تا بتوانیم از دستور imshow استفاده کنیم:

main photo without filtering



Figure 1

Blured photo



Figure 2

sharpen edges house

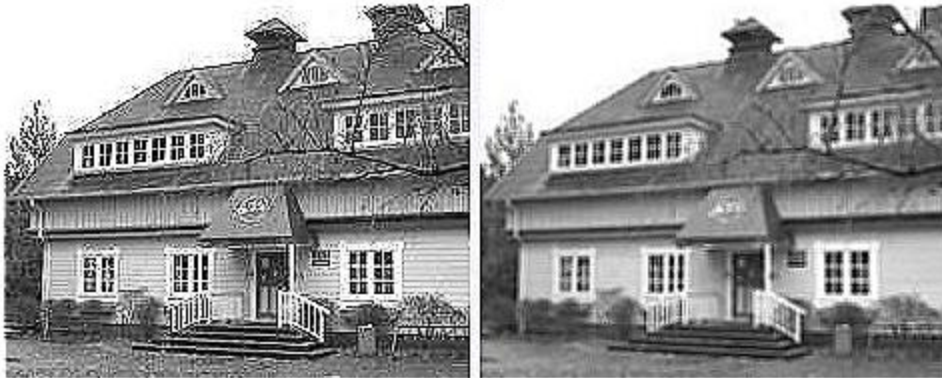


Figure 3

outline filtered



Figure 4

gaussian filtered



Figure 5

avgmoving filtered



horizontal edges filtered

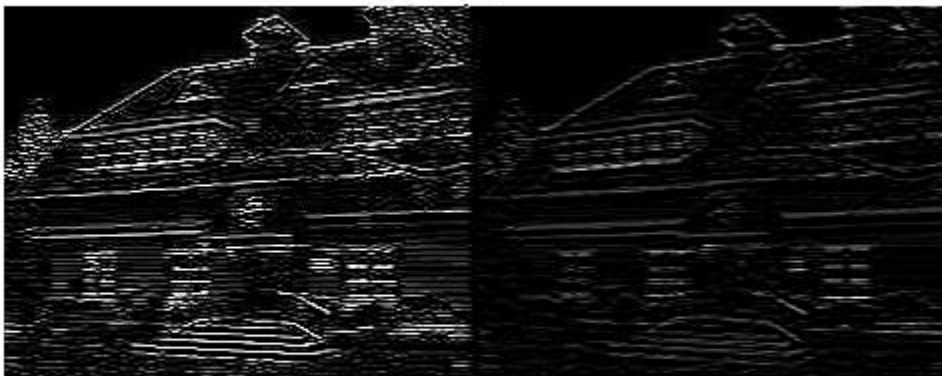


Figure 6

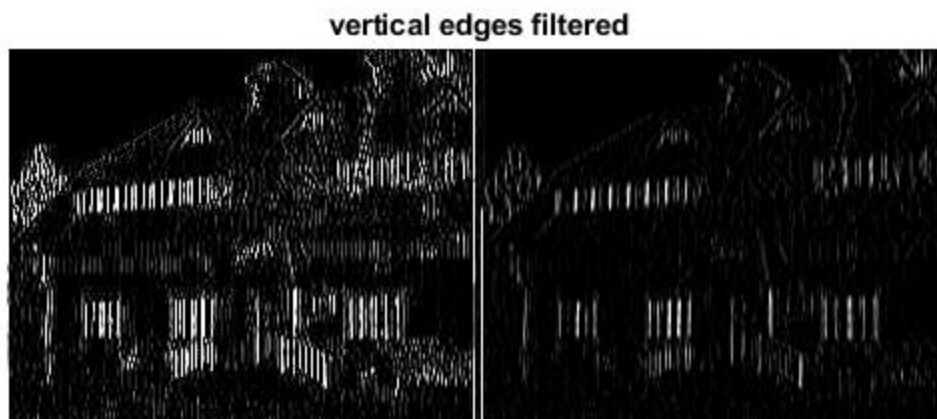


Figure 7

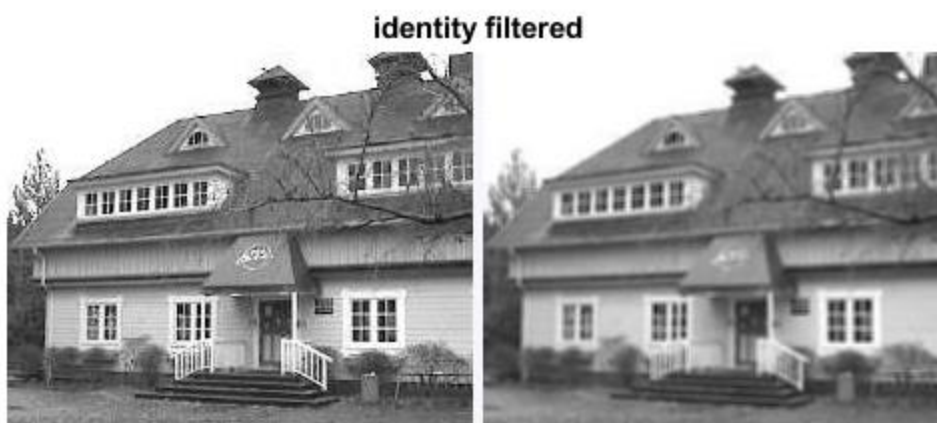


Figure 8

KOBE

برای این قسمت باید عکس اصلی را که از حافظه خوانده شده را با دستور `IMresize` عملگر `Downsample` را انجام دهیم و بعد با همان دستور قبلی و با متد `Nearest` تصویر را `upsample` کنیم ولی در این میان با توجه به اینکه تعدادی دیتا را از دیت داده ایم باید با استفاده از کرنل ها مقداری کیفیت تصویر بعد از اعمال دو عملگر را بهبود بخشیم که اینگونه عمل میکنیم:

- اول با استفاده از کرنل `movinavg` تصویر را در نقاط تیزی بهبود میبخشیم تا نقاط تیزی به وجود آمده را نرم تر کنیم که این با استفاده از این کرنل میتوان انجام گیرد.
- دوم با استفاده از کرنل `Gauss` انجام میگردد که همانند کرنل قبلی میباشد ولی در این قسمت کرنل دارای ضرایب یکسانی نیست و البته باعث بهبود نقاط تیزی موجود در تصویر به خاطر از دست دادن دیتا شود.

البته میتواند دید که این عملگرد دو کرنل باعث میشود که این کرنل ها مانند فیلتر های پایین گذر عمل شوند که چون باعث بهبود لبه های تیز میشود ولی تفاوت این دوتا کرنل در این است که فرکانس قطع آنها باهم فرق میکند و برای کرنل movingavg دارای فرکانس قطع حول $\frac{\pi}{4}$ میباشد ولی برای کرنل دیگر با توجه به ضرایب که نامتقارن میباشند نمیتوان دقیق گفت که فرکانس قطع فیلتر های پایین گذر دقیقا در چه محدوده ای میباشد.

main image of kobe



Figure 9

recons kobe -> interpolated nearest



Figure 10

enhanced with average moving kernel



enhanced with gaussian kernel



Figure 11

Page

برای اول باید عکس صفحه را باید بارگذاری کنیم در workspace و بعد از آن باید با توجه به اینکه مقادیر رنگی تصویر به درد نخواهند خورد باید تبدیل به سیاه سفید شود و بعد کرنل های $line_V$ و $line_H$ را بر آن اعمال کنیم (چرا؟) چون که این کرنل ها عملاً باعث به وجود آمدن و آشکار سازی لبه های افقی و عمودی میشوند و با توجه به این که تصویر تقریباً در راستای عمودی افق قرار دارد با اعمال این کرنل ها میتوان به لبه های تصویر با دقت خوبی دست یافت.

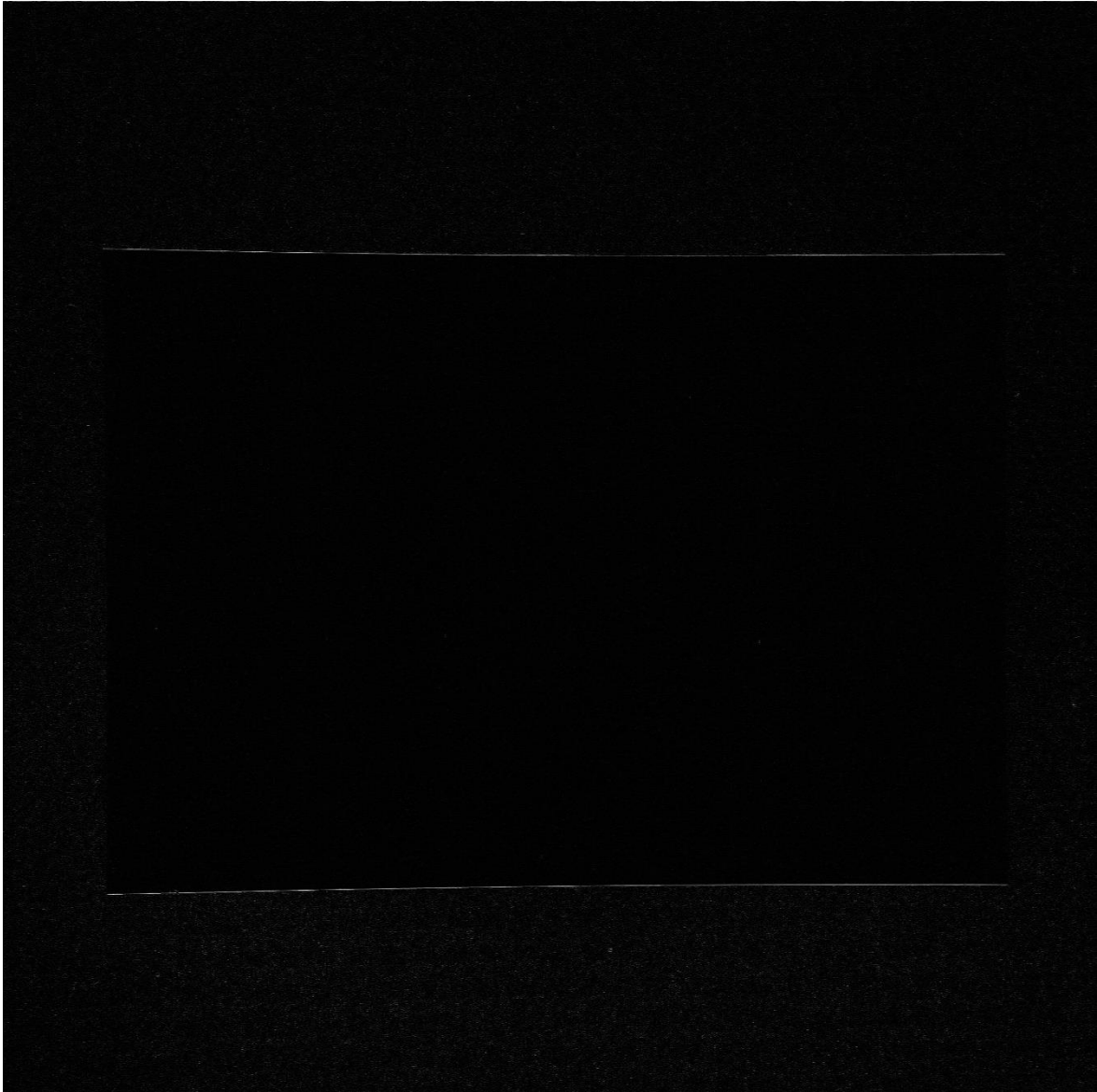


Figure 12

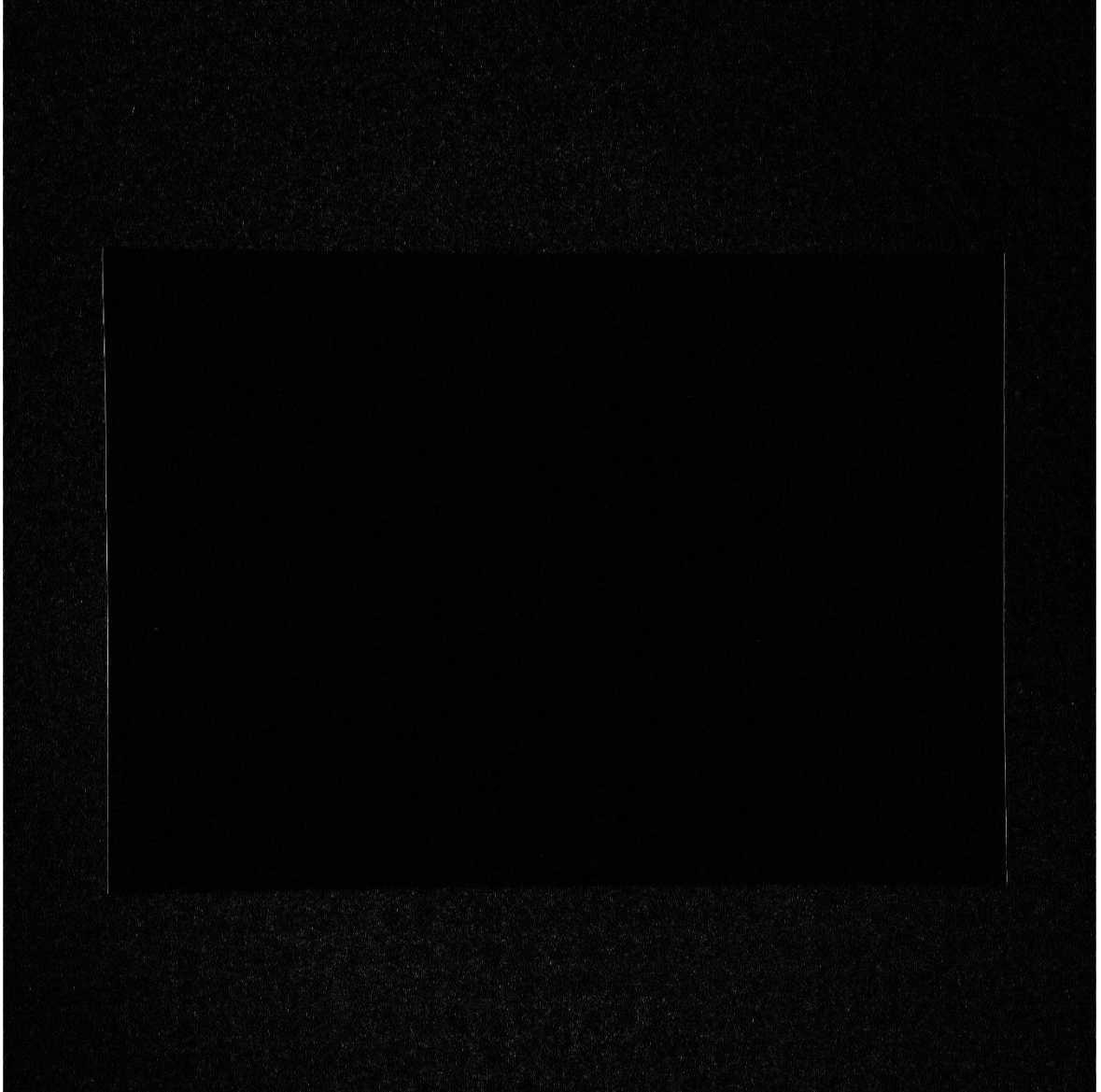


Figure 13

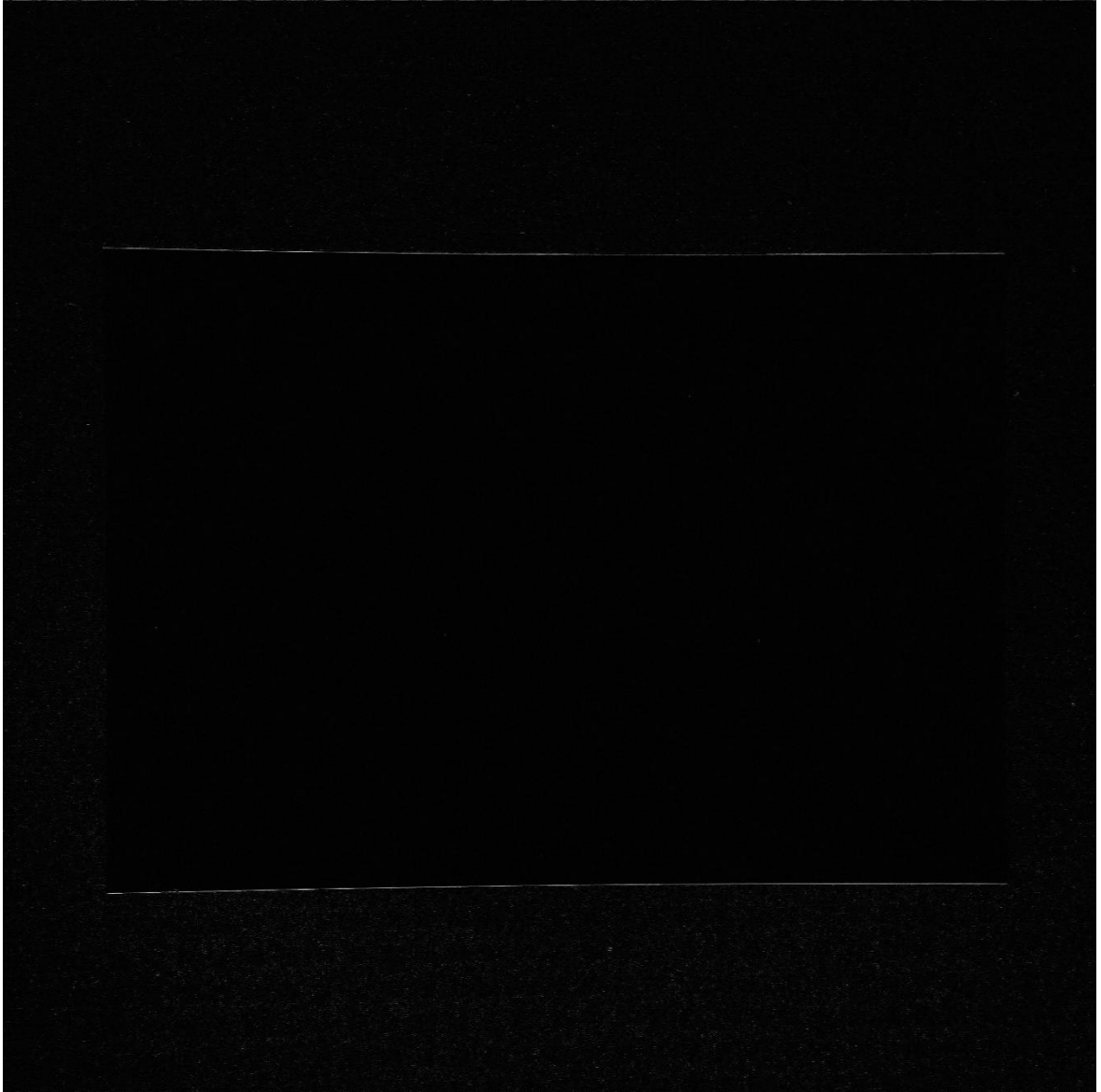


Figure 14

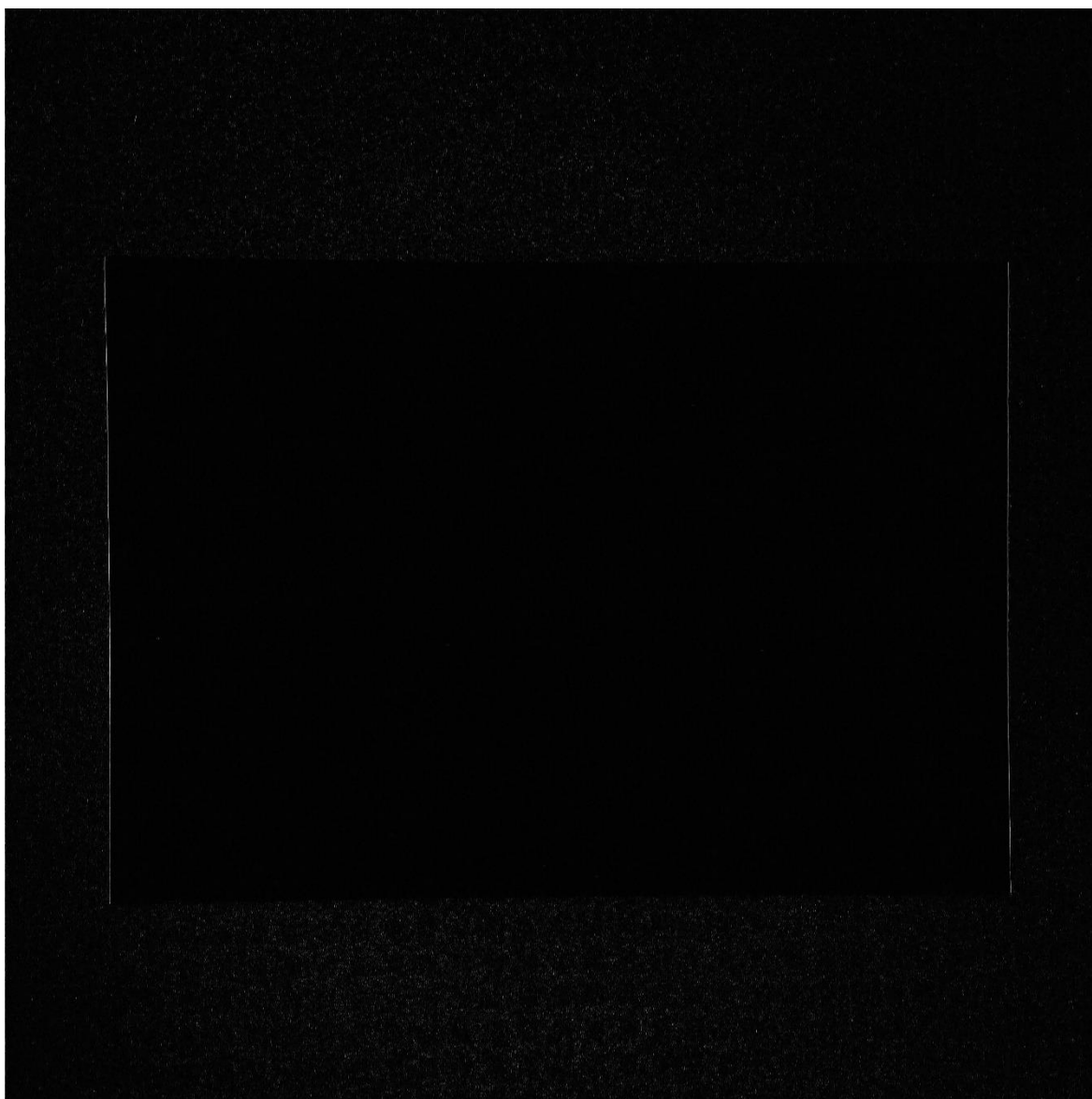


Figure 15

تصویر 12 و 14 خط های افقی و تصویر های 13 و 15 خط های عمودی عکس اولیه را نیان میدهند ولی با این تفاوت که دو تصویر 14 و 15 از مقدار نویز مربوط تصویر های اولیه کم شده است!

حال با توجه به mask کردن تصویر که با ترشولد 128 انجام گرفته است تصاویر خروجی لاجیکال خواهند بود که صفر یا یک خواهند بود یک ها سفید و صفر ها سیاه!

حال با توجه به تصاویر بالا میتواند فهمید که در لبه های اشکار سازی شده خط سفید دیده میشود که خوب این ایده به نظر میرسد که برای آشکار سازی لبه های افقی ماتریس شکل 14 را سطر هایش را جمع کنیم در نقاطی که ان سطر های آشکار سازی شده است سیگنال خروجی دارای اکستریمم های مشخص برای مختصات های مستطیل خواهد بود.

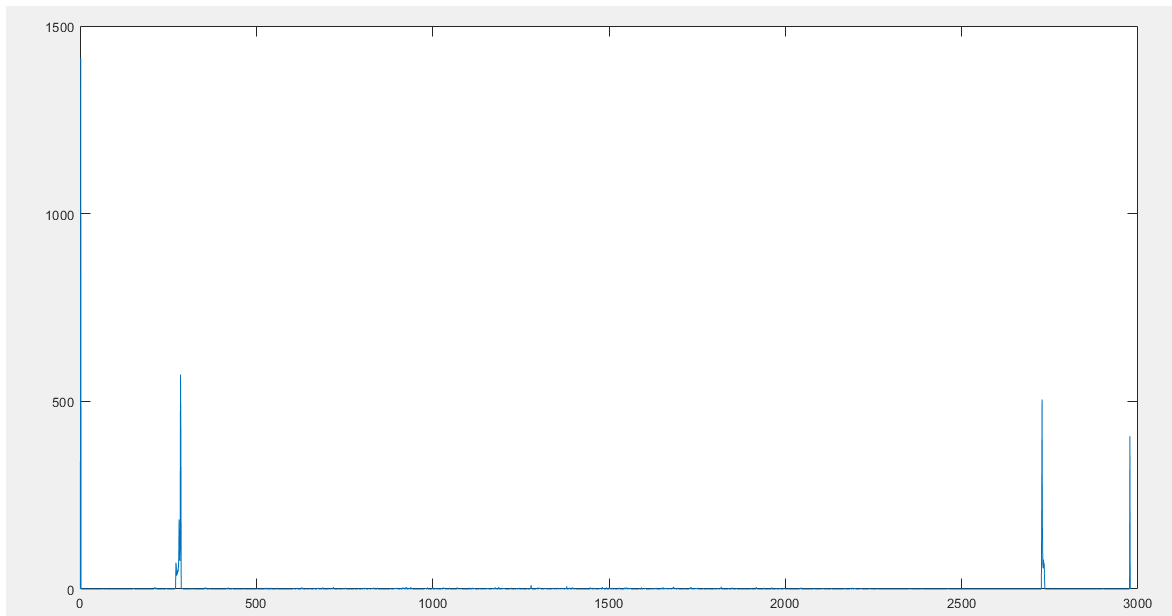


Figure 16

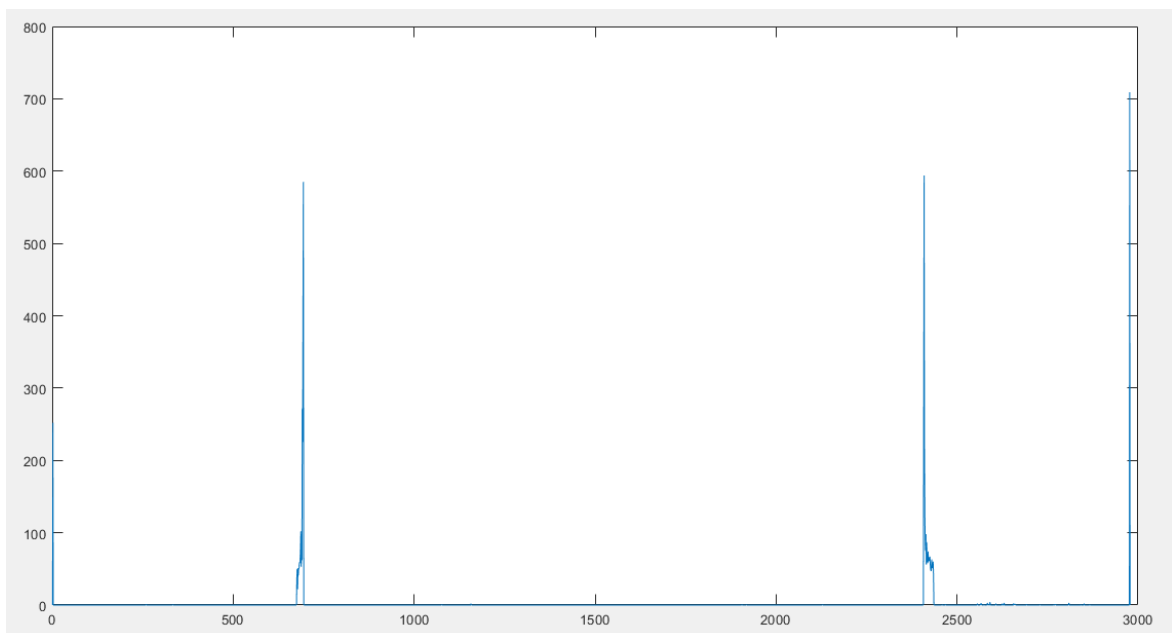


Figure 17

حال برای گرفتن دو تا از پیک های دو نمودار اول دوبار نمودار را smooth کرده ام که باعث میشود کنار یک های اصلی اکستریم موضعی دیگری نداشته باشیم و بعد اول و آخر نمودار را حذف میکنیم چون که با توجه به لبه های کاغذ اصلی و این که خود متلب با توجه به کرنل ها ماتریس تصویر اصلی را یک ردیف صفر از هر طرف اضافه میکند آن پیک هارا گرفته ایم و حال چون آنها عملاً نیاز نداریم اول آخر سیگنال دریافتی یعنی شکل 16 و 17 را حذف میکنیم و بعد با استفاده از تابع findpeaks لوکیشن پیک هارا در میآوریم و حال با توجه به این که در وهله اول مقداری از سیگنال را حذف کرده ایم و با توجه به تابع smooth لوکیشن های بدست آمده دارای خطا میباشد که برای جبران آن از همان شکل های 16 و 17 استفاده میکنیم (برای ارتعاشات 16 و 17 که پیک میدهند مقداری از سیگنال را از دامنه کم کرده ایم تا صفر مطلق شود) و حال با

توه به پیک های 16 و 17 مختصات جدید را بدست می آوریم و مستطیل را میکشیم که در پایین نتیجه الگوریتم را برای 3 نوع تصویر را میبینید:



Figure 18



Figure 19



Figure 20



Figure 21

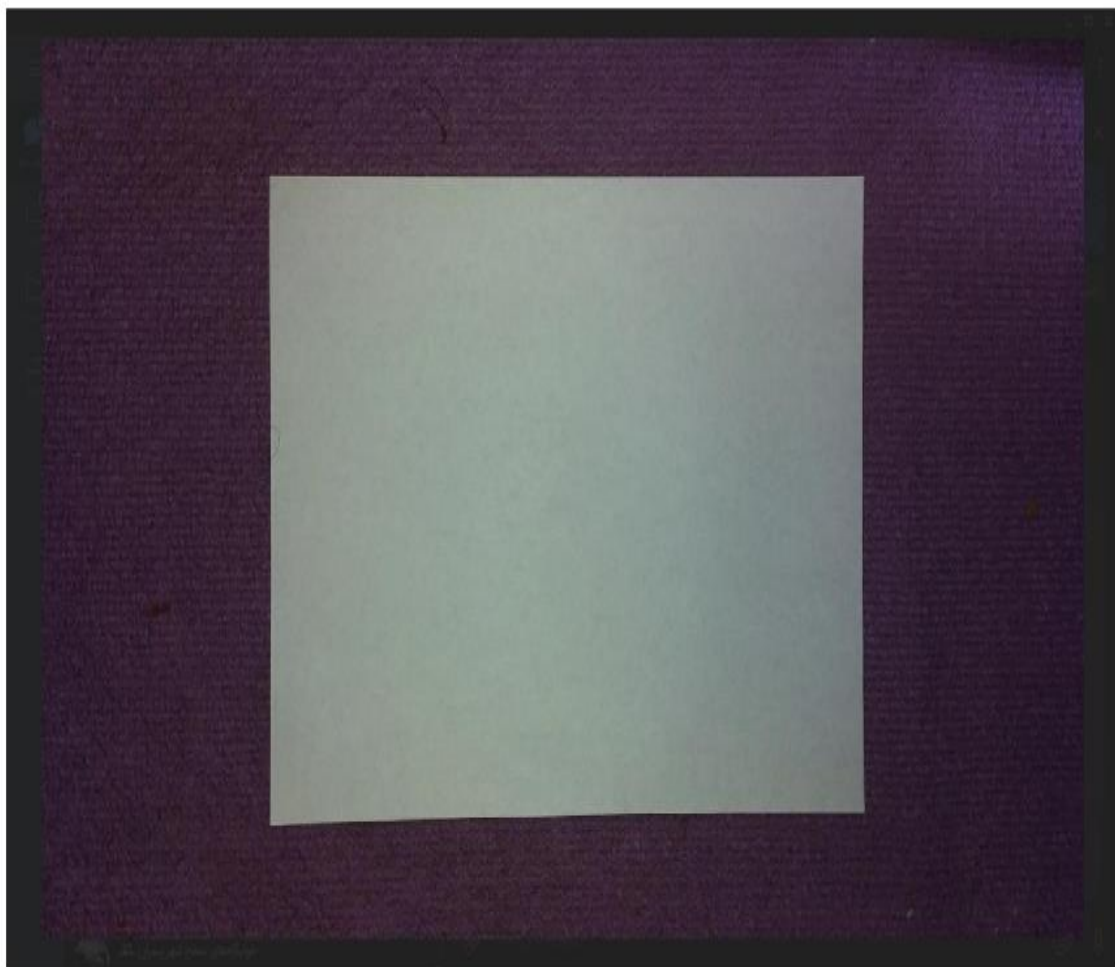


Figure 22

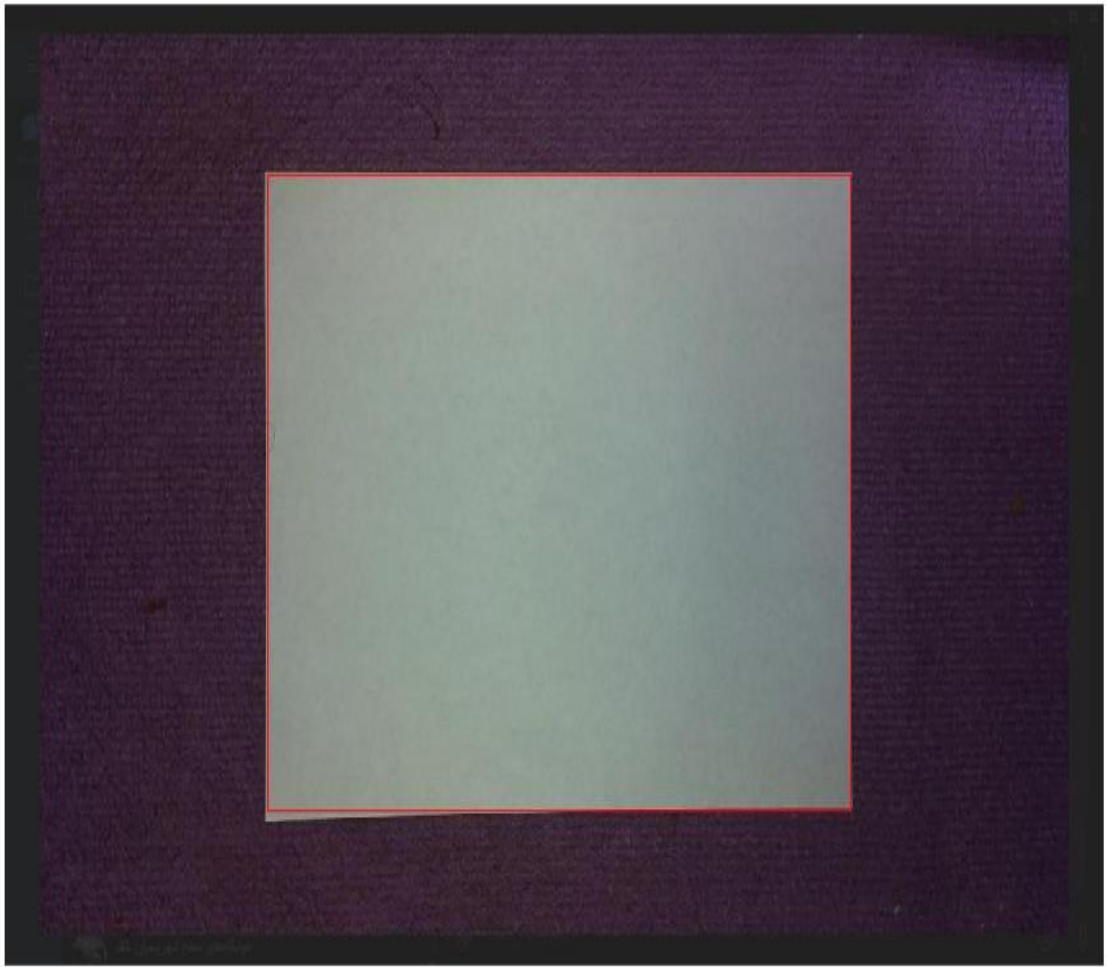


Figure 23

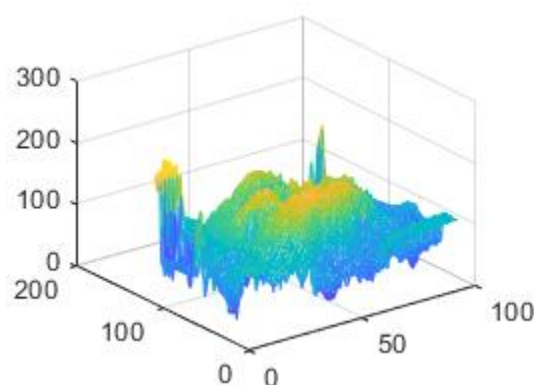
Frequency domain filtering

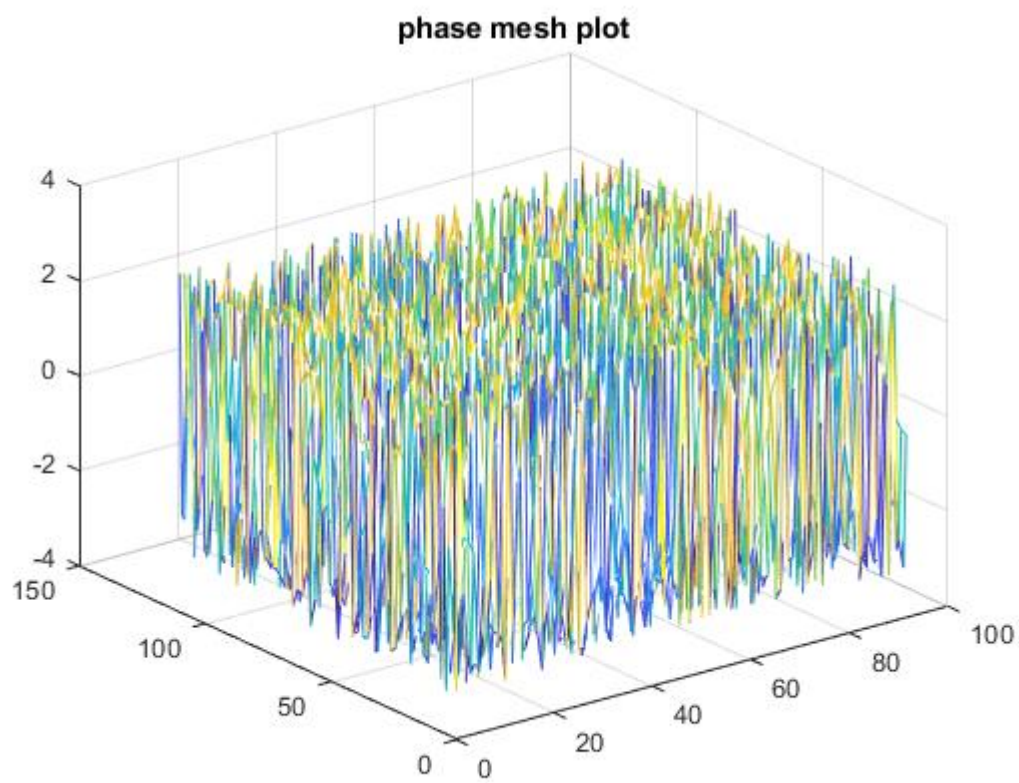
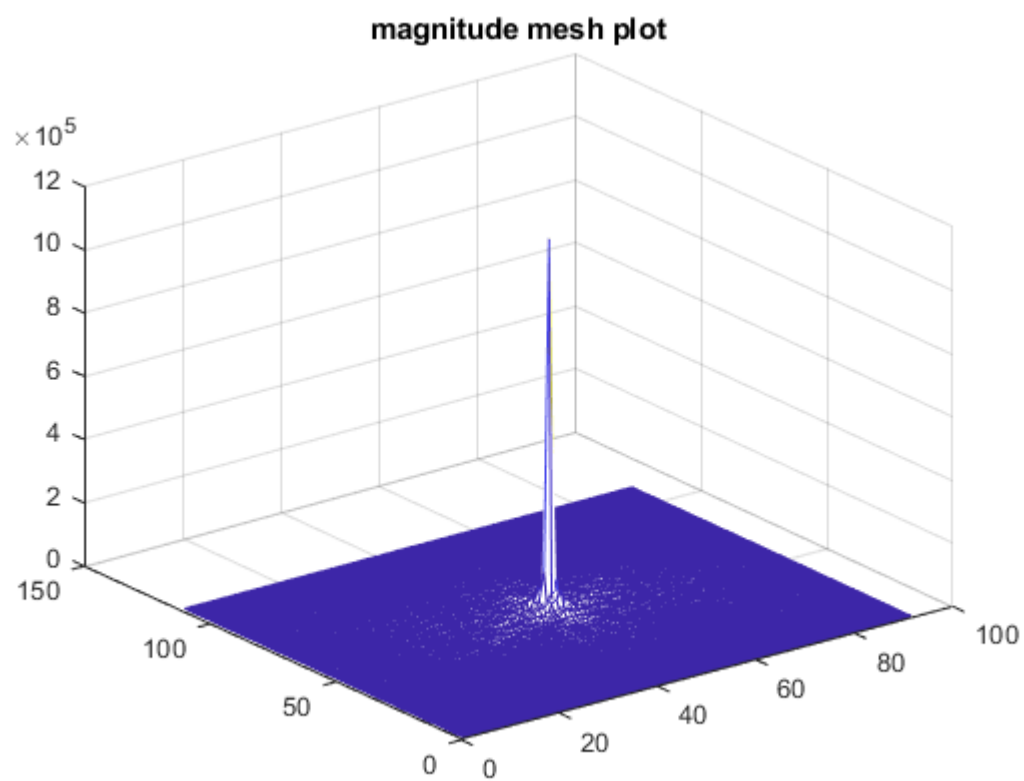
در این قسمت به قسمت فاز و اندازه تصویر هرکدام به یک نسبت معین ($SNR()$ اضافه میکنیم و بعد تصاویر را جدا جدا رسم میکنیم که مثلا اول با فوریه گرفتن قسمت فاز و اندازه تصویر را جدا میکنیم و بعد یک بار برای قسمت فاز آن نویز اضافه میکنیم و با قسمت اندازه بدون نویز اولیه ترکیب کرده و عکس هارا دوباره میسازیم، و یکبار با قسمت اندازه نویز شده و فاز دست نخوره ترکیب میکنیم و تصویر جدید را بازسازی میکنیم.

برای اینکه بتوانیم فاز های دست خورده (یا دست نخورده) را با اندازه دست نخورده (یا دست نخورده) ترکیب کنیم اینگونه پیش میرویم:

$$new_{image} = \{absolute\ value\ of\ FFT\} \times e^{j(phase\ of\ FFT)}$$

برای رسم تصاویر بعد از بازسازی باید مقادیر مثبت را در نظر بگیریم که باید از دستور $abs()$ و بعد از دستور $uint8()$ استفاده کنیم.





Main photo



noisy amplitude SNR=0.25



noisy phase SNR=0.25



noisy amplitude SNR=0.5



noisy phase SNR=0.5



noisy amplitude SNR=1.00



noisy phase SNR=1.00



برای این قسمت نیز باید دو تصویر را انتخاب کنیم و قسمت فاز و اندازه آن هارا جاب جا کنیم، و نتیجه قسمت قبل به وضوح این بود که چون وقتی قسمت فاز دچار نویز میشد در تصویر تداخلی بسیار زیاد بوجود می آمد.

ولی در قسمت اندازه که مورد اغتشاش با نویز قرار گرفته بود این گونه بود که تغییر زیادی نسبت به تصویر اصلی به وجود نیامد.

main image of p2



new img with phase of p2 and phase of μ



main image of p3



new img with phase of p3 and phase of μ

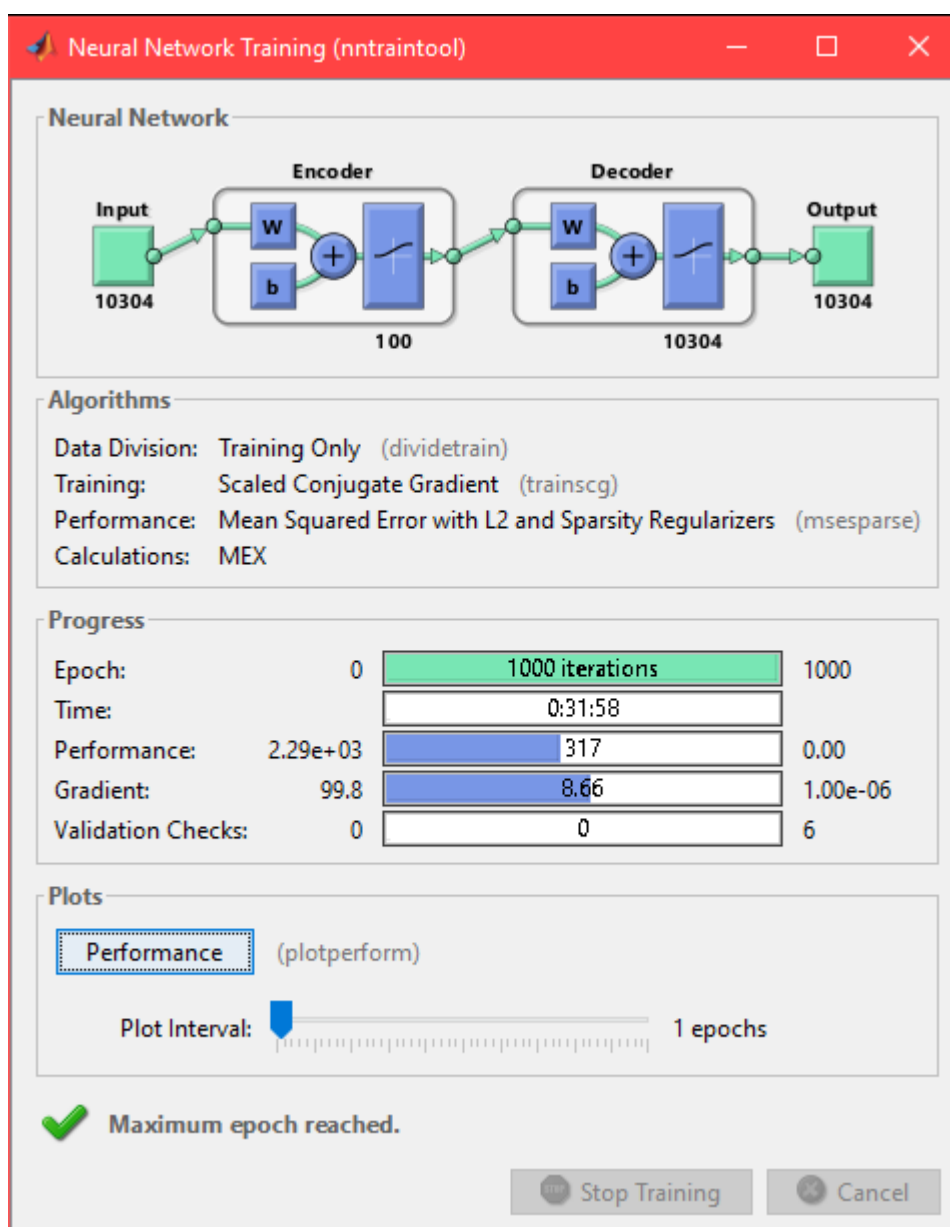


ترتیب عکس هارا به گونه ای قرار داده ام که میتوان فهمید تصویری که ساخته میشود بیشتر به فاز آن مربوط است یعنی با توجه به کد اگر فاز تصویر مربوط به اولی بود و اندازه مربوط به دومی ، تصویر حاصله شبیه اولی میشد همانطور که در ترتیب بالا با توجه به تیترا ها میتوان فهمید گواه بر این قضیه است.

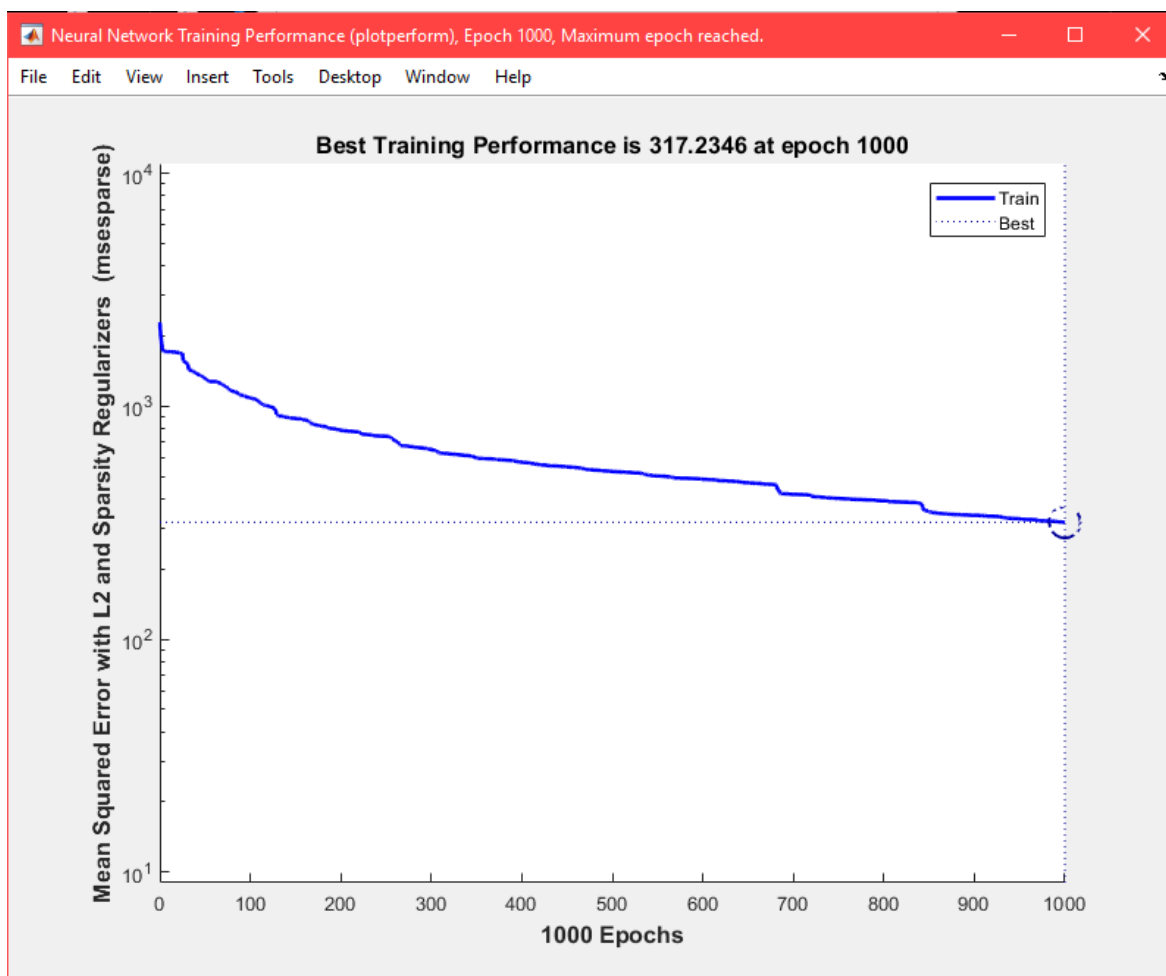
Face Recognition

اول تمامی دیتا هارا که در 40 فولدر و هر کدام 10 عکس میباشد را دی یک سلول 10 در 40 ذخیره میکنیم و بعد برای آموختن سیستم شبکه عصبی از این استفاده میکنیم که با این تفاوت که 8 عکس از 10 عکس را میگیریم و بعد از آن 2 عکس باقی مانده برای تست خروجی استفاده میکنیم .

برای خروجی های سیستم ترین شده و نمودار همگرایی سیستم میتوان به این عکس ها اشاره کرد:



و نمودار همگرایی برای epoch ۱۰۰۰ مثل زیر است:



بعد از ترین کردن سیستم دو دسته عکس آماده کرده ام که خروجی ترین شده در دو حالت را بررسی کنم:

1. وقتی که خود عکس جزو عکس های ترین شدن سیستم شبکه عصبی بوده است:



2. وقتی که خود عکس ها جزو عکس های ترین نبوده اند و برای تست انتخاب شده اند:



حال بعد از این برای تست کردن ۸۰ عکس باقی مانده برای سیستم استفاده میکنیم که نتایج را میتوان به صورت زیر دریافت کرد :

```
TotalAccuracy = 98.2500  
TrainDataAccuracy = 100  
TestDataAccuracy = 91.2500
```

ماتریس ترین شده در فایل ارسال شده قرار گرفته است!

.

.

.