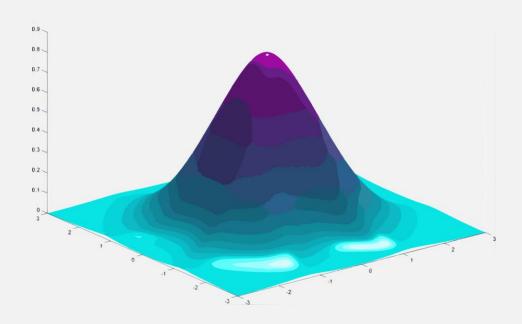
ΨΗΦΙΑΚΗ ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑ ΕΙΚΟΝΑΣ

Αναφορά 3ης Εργαστηριακής Άσκησης

«2-D ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ FOURIER ΣΕ ΕΙΚΟΝΑ»



- 🚣 Καραμαϊλής Παντελής 2016030040
- **Δ** Βλάχος Κωνσταντίνος 2016030042
 - 🚣 Γαλάνης Μιχάλης 2016030036

ΠΕΡΙΕΧΟΜΕΝΑ

Οι σύνδεσμοι για τις παρακάτω ενότητες είναι διαδραστικοί. Πιέστε πάνω στο επιθυμητό τμήμα της άσκησης για τη μετάβαση σε αυτό.

ΕΙΣΑΓΩΓΗ	3
🗓 Σκοπός Εργαστηρίου	3
1 – M.F ΕΙΚΟΝΑΣ	3
🕶 Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση	3
Ε Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	4
2 – M.F ΕΙΚΟΝΑΣ ΜΕ ΜΟΤΙΒΑ	4
🕶 Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση	5
Ε Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	5
3 – M.F ΤΕΧΝΙΤΗΣ ΕΙΚΟΝΑΣ	6
🖾 Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση	6
🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	6
4 – Μ. Γ ΠΕΡΙΣΤΡ. ΤΕΧΝΙΤΗΣ ΕΙΚΟΝΑΣ	7
🕶 Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση	7
🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	8
5 – M.F METAT. ΤΕΧΝΙΤΗΣ ΕΙΚΟΝΑΣ	9
🕶 Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση	9
Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	9
6 – Μ.Ε ΙΣΟΣΤΑΘΜΙΣΜ. ΕΙΚΟΝΑΣ	10
🖾 Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση	10

»= »=	Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	11
	ΠΑΡΑΡΤΗΜΑ – ΚΩΔΙΚΑΣ	. 12

ΕΙΣΑΓΩΓΗ

🗓 Σκοπός Εργαστηρίου

Σκοπός της άσκησης αυτής είναι η ανάλυση του δυσδιάστατου διακριτού μετασχηματισμού Fourier μιας εικόνας. Μεταβάλλοντας διάφορα χαρακτηριστικά της, μελετάμε πως επηρεάζεται ο μετασχηματισμός της και επεξηγούμε τα αποτελέσματά του βασιζόμενοι στη θεωρία. Για την αναφορά αυτή, συγχωνεύουμε τη θεωρητική ανάλυση με την υλοποίηση σε μια ενότητα για λόγους απλότητας.

1 - M.F EIKONAΣ

Στο πρώτο ερώτημα μας ζητήθηκε να διαβάσουμε μια εικόνα και να απεικονίσουμε το μέτρο του μετασχηματισμού Fourier της. Στη συνέχεια έπρεπε να δείξουμε το μετασχηματισμό μετατοπισμένο στο κέντρο με κατάλληλη τιμή εντάσεων σε grayscale αλλά και σε color-mapped μορφή.

Ε Θεωρητική Ανάλυση - Υλοποίηση

Ο μετασχηματισμός Fourier συνιστά δυνατό εργαλείο για την επεξεργασία μιας εικόνας. Την αποσυνθέτει σε ημίτονα και συνημίτονα και η εφαρμογή του την παρουσιάζει στο πεδίο της συχνότητας. Ο διακριτός μετασχηματισμός Fourier μιας εικόνας ορίζεται ως:

$$F(u,v) = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) e^{-j2\pi(ux/M + vy/N)}$$

Στη matlab, εφαρμόζουμε μετασχηματισμό με τη συνάρτηση **fft2()** ενώ για να τον μετατοπίσουμε στο κέντρο χρησιμοποιούμε την **fftshift()**.

Για να απεικονίσουμε ικανοποιητικά τον μετασχηματισμό ως εικόνα, δηλαδή να έχει ως τιμές εντάσεων μεταξύ 0 και 255, χρησιμοποιούμε το μετασχηματισμό:

$$D(u,v) = c \log[1 + |F(u,v)|]$$

Όπου c μια σταθερά που λειτουργεί ως ευαισθησία του μετασχηματισμού. Βρέθηκε με πειραματισμό ότι για απεικόνιση σε κλίμακα αποχρώσεων του γκρι χρειάστηκε c=0.04. Για την απεικόνιση σε color map χρησιμοποιήθηκε c=4 με έτοιμη χρωματική παλέτα ${\tt jet}$ () από τη matlab που περιέχει όλα τα χρώματα των συνδυασμών κόκκινου, πράσινου και μπλε καναλιού.

Τέλος, συγκρίνουμε τα αποτελέσματα με χρήση **figure** και **subplot**.

<u>Μετάβαση στον κώδικα ΜΑΤLAB</u>

🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα

Παρακάτω παραθέτουμε τις εικόνες και τους μετασχηματισμούς που προέκυψαν από τα ζητούμενα της εκφώνησης:

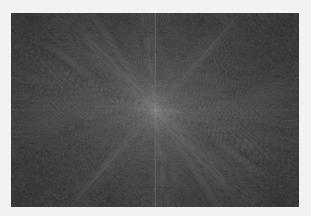
APXIKH EIKONA



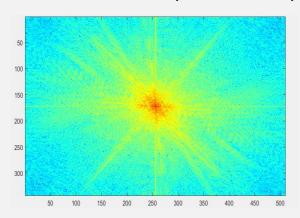
ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ ΕΙΚΟΝΑΣ ΧΩΡΙΣ ΜΕΤΑΤΟΠΙΣΗ



ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ ΕΙΚΟΝΑΣ ΜΕ ΜΕΤΑΤΟΠΙΣΗ (GRAYSCALE)



ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ ΕΙΚΟΝΑΣ ΜΕ ΜΕΤΑΤΟΠΙΣΗ (COLOR MAP)



Τα αποτελέσματα είναι αναμενόμενα. Παρατηρούμε ότι οι grayscale μετασχηματισμοί της εικόνας παίρνουν τιμές εντάσεων από 0 έως 255, ενώ ο μετασχηματισμός της εικόνας color map απεικονίζει τις τιμές χρωματική παλέτα jet. Ακόμα, με τη μετατόπιση του μετασχηματισμού της εικόνας, βλέπουμε ότι η πληροφορία της συσσωρεύεται στο κέντρο της.



2 – M.F EIKONAΣ ME MOTIBA

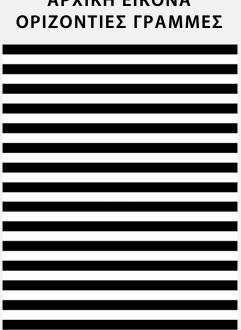
Στη δεύτερη άσκηση, εφαρμόζουμε μετασχηματισμό Fourier σε 2 εικόνες που για χαρακτηριστικά έχουν ότι η μία αποτελείται από πολλές οριζόντιες ακμές, ενώ η άλλη από πολλές κάθετες ακμές.

Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση

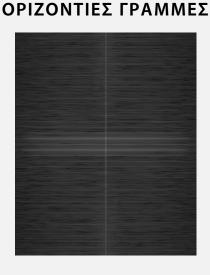
Διαβάζουμε ως συνήθως τις 2 εικόνες. Εφαρμόζουμε μετασχηματισμό Fourier όπως στη προηγούμενη άσκηση και με κατάλληλες τιμές c απεικονίζουμε και συγκρίνουμε τους μετασχηματισμούς σε δυο ξεχωριστά figures.

Μετάβαση στον κώδικα ΜΑΤLAB

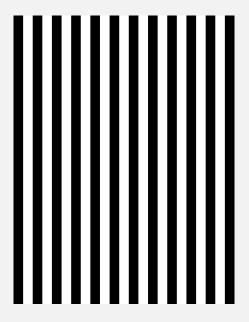
🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα **APXIKH EIKONA** ΟΡΙΖΟΝΤΙΕΣ ΓΡΑΜΜΕΣ











ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ FOURIER ΚΑΘΕΤΕΣ ΓΡΑΜΜΕΣ



Παρατηρούμε ότι για την εικόνα με οριζόντιες ακμές ο μετασχηματισμός Fourier της περιλαμβάνει μια κάθετη γραμμή στο φάσμα της, ενώ για αυτή με κάθετες ακμές, ο μετασχηματισμός Fourier έχει φωτεινά σημεία που σχηματίζουν οριζόντια γραμμή. Και στους δύο μετασχηματισμούς παρατηρείται «θόρυβος» στο background της εικόνας που οφείλεται σε διάφορους παράγοντες.



3 – M.F TEXNITHΣ EIKONAΣ

Η τρίτη άσκηση αποσκοπεί στη μελέτη του μετασχηματισμού Fourier στη περίπτωση που δημιουργούμε δύο νέες εικόνες 256 x 256 οι οποίες έχουν μαύρο χρώμα παντού εκτός από ένα τετράγωνο στο κέντρο της εικόνας που θα είναι λευκό. Τα μεγέθη των τετραγώνων είναι 10 x 10 και 30 x 30 αντίστοιχα. Εφαρμόζουμε μετασχηματισμό Fourier και συγκρίνουμε τα αποτελέσματά τους.

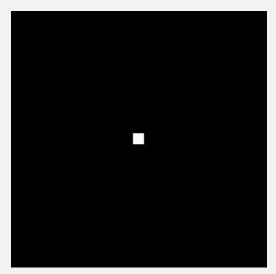
Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση

Ο κώδικας έχει γίνει παραμετροποιημένος. Αρχικά διατηρούμε σε 2 μεταβλητές την ανάλυση της επιθυμητής εικόνας και έναν πίνακα με τις τιμές των διαμέτρων των τετραγώνων. Στην περίπτωσή μας έχουμε diameters = [10, 30] και image resolution = 256. Για κάθε τιμή του πίνακα diameters, δημιουργούμε έναν δισδιάστατο πίνακα image αρχικοποιημένος με μηδενικά (που υποδηλώνουν το μαύρο) και βρίσκουμε το κατάλληλο χώρο που θα αλλάξουμε τις τιμές των pixel σε λευκό. Για κάθε pixel της εικόνας, ελέγχουμε εάν βρίσκεται σε αυτή τη περιοχή, και αλλάζουμε την τιμή του pixel από 0 σε 255. Μετασχηματίζουμε με Fourier την τελική εικόνα και τις παρουσιάζουμε όλες μαζί σε κοινό figure.

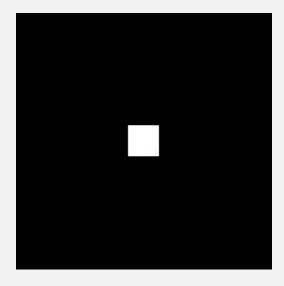
Μετάβαση στον κώδικα MATLAB

📳 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα

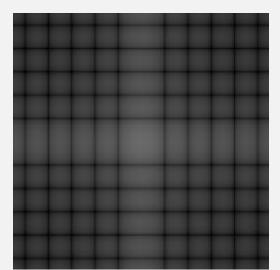
APXIKH EIKONA (10×10)



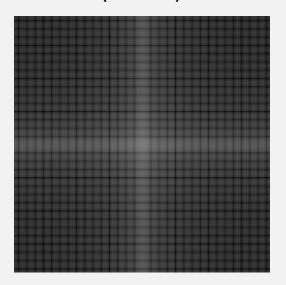
APXIKH EIKONA (30×30)



METAΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ FOURIER (10×10)



METAΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ FOURIER (30×30)



Παρατηρούμε ότι όσο μεγαλώνει το μέγεθος του κεντρικού τετραγώνου, αυξάνεται το πλήθος των τετραγώνων στην απεικόνιση του μετασχηματισμού και μειώνεται το εμβαδόν τους. Οι επαναλήψεις του δηλαδή είναι περισσότερες και μικρότερες σε φάσμα. Το θεωρητικό υπόβαθρο του αποτελέσματος αυτού στηρίζεται στην ιδιότητα ότι ό πολλαπλασιασμός στο χρόνο ισοδυναμεί με διαίρεση στη συχνότητα.

4 - M.F ΠΕΡΙΣΤΡ. ΤΕΧΝΙΤΗΣ ΕΙΚΟΝΑΣ

Στη τέταρτη άσκηση μας ζητείται να επαναλάβουμε τη προηγούμενη διαδικασία αλλά πριν το μετασχηματισμό Fourier να περιστραφεί το κεντρικό παράθυρο κατά 45°.

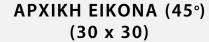
Ξ Θεωρητική Ανάλυση – Υλοποίηση

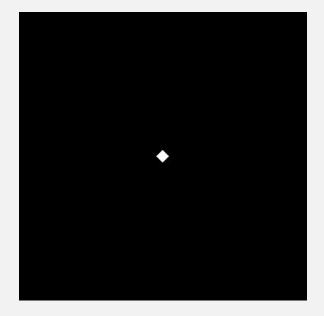
Η υλοποίηση είναι ακριβώς η ίδια με προηγουμένως. Η μόνη διαφορά είναι ότι με τη δημιουργία της εικόνας, χρησιμοποιούμε τη συνάρτηση **imrotate()** για να περιστρέψουμε την εικόνα πριν το μετασχηματισμό.

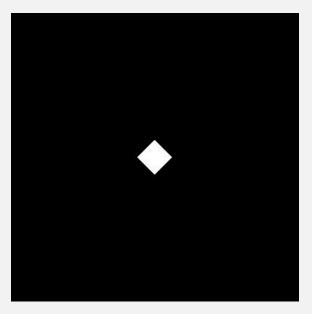
<u>Μετάβαση στον κώδικα ΜΑΤLAB</u>

🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα

APXIKH EIKONA (45°) (10 x 10)

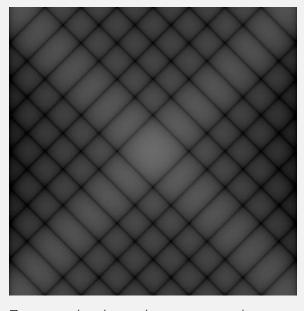


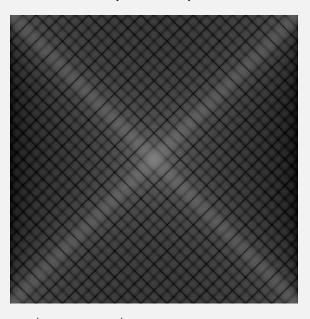




METAΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ FOURIER (10×10)

METAΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ FOURIER (30×30)





Παρατηρούμε ότι κατά τη περιστροφή της αρχικής μας εικόνας, περιστρέφεται και ο μετασχηματισμός Fourier κατά την ίδια γωνία. Απτη θεωρία αυτό επαληθεύεται από το θεώρημα της περιστροφής:

$$f(r, \theta - \theta_o) \Leftrightarrow F(\omega, \theta + \theta_o)$$

5 – M.F METAT. TEXNITHΣ EIKONAΣ

Και στη 5^η άσκηση μας ζητείται να επαναλάβουμε τη διαδικασία με τη διαφορά ότι αυτή τη φορά μετατοπίζουμε το κεντρικό παράθυρο ώστε να μη βρίσκεται πλέον στο κέντρο της εικόνας.

Θεωρητική Ανάλυση - Υλοποίηση

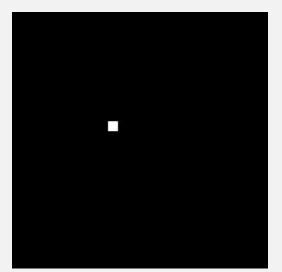
Η υλοποίηση είναι ακριβώς η ίδια με προηγουμένως. Η μόνη διαφορά είναι ότι χρησιμοποιούμε τιμές offset (στον οριζόντιο και κάθετο άξονα) που παράγονται από γεννήτρια τυχαίων αριθμών για να μετακινηθεί το κεντρικό παράθυρο προς μια κατεύθυνση.

Μετάβαση στον κώδικα ΜΑΤLΑΒ

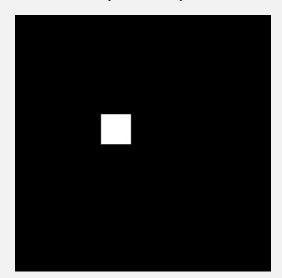


🖺 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα

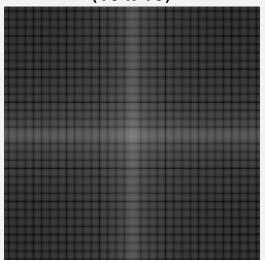
APXIKH EIKONA (METATOП.) (10×10)



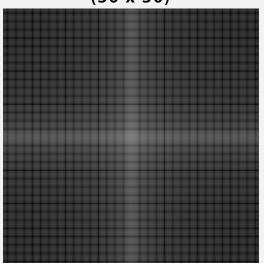
APXIKH EIKONA (ΜΕΤΑΤΟΠ.) (30×30)



METAΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ FOURIER (10×10)



METAΣXHMATIΣMOΣ FOURIER (30×30)



Παρατηρούμε ότι ο μετασχηματισμός των δύο εικόνων με μετατοπισμένο κεντρικό τετράγωνο είναι ίδιος με αυτόν στη 1^η περίπτωση. Καταλήγουμε δηλαδή στο συμπέρασμα ότι ο μετασχηματισμός Fourier δεν επηρεάζεται από πιθανές μετατοπίσεις, είναι δηλαδή shift-invariant, γεγονός που επιβεβαιώνεται από τη θεωρία.

$$f(x,y)e^{-j2\pi(ux/M+vy/N)} \Leftrightarrow F(u-u_0,v-v_0)$$

και:

$$F(x - x_o, y - y_o) \Leftrightarrow f(u, v)e^{-j2\pi(ux_o/M + vy_o/N)}$$

6 – Μ.Ε ΙΣΟΣΤΑΘΜΙΣΜ. ΕΙΚΟΝΑΣ

Στην 6^η και τελευταία άσκηση μας ρωτήθηκε εάν η ισοστάθμιση της εικόνας θα αλλάξει το φάσμα της.

Ε Θεωρητική Ανάλυση - Υλοποίηση

Διαβάζουμε όπως το πρώτο ερώτημα την εικόνα. Την ισοσταθμίζουμε και εφαρμόζουμε μετασχηματισμό Fourier τόσο στην αρχική όσο και στην ισοσταθμισμένη. Τέλος, συγκρίνουμε τα αποτελέσματά τους.

<u>Μετάβαση στον κώδικα ΜΑΤLAB</u>

Αρχική εικονά Συμπεράσματα

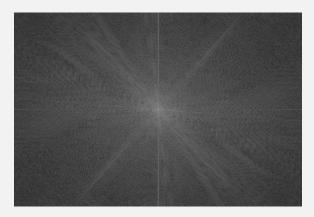
ΑΡΧΙΚΗ ΕΙΚΟΝΑ ΙΣΟΣΤΑΘΜΙΣΜΕΝΗ ΕΙΚΟΝΑ

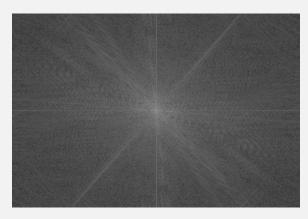




ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ ΑΡΧΙΚΗΣ ΕΙΚΟΝΑΣ

ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ ΙΣΟΣΤΑΘΜΙΣΜΕΝΗΣ ΕΙΚΟΝΑΣ





Παρατηρούμε με μια πρώτη ματιά, ότι ο μετασχηματισμός Fourier μεταβάλλεται ελάχιστα. Ωστόσο, γνωρίζοντας τη θεωρία, μπορούμε να παρατηρήσουμε ότι μετά την ισοστάθμισης της εικόνας, το φάσμα καταλαμβάνει μεγαλύτερη έκταση.

🗎 ΠΑΡΑΡΤΗΜΑ – ΚΩΔΙΚΑΣ

Σε περίπτωση που χρειαστεί ο κώδικας τον παραθέτουμε παρακάτω:

```
% BASIC INFORMATION
% Course: Digital Image Processing - Lab 3
% Deadline: 09-04-2019
% LAB31239720: Pantelis Karamailis, 2016030040
             Kostantinos Vlachos, 2016030042
             Mixalis Galanis,
                                2016030036
%Clearing things up
close all;
clearvars:
% Exercise 1 - FOURIER TRANSFORMATION OF TOOLS IMAGE
original image 1 1 = imread('tools.bmp'); %Gathering Image (Resolution:
%Applying Fourier Transformation to the image without shifting
F 1 1 = abs(fft2(original image 1 1));
%Applying Fourier Transformation to the image with shifting
F_1_2 = abs(fftshift(fft2(original image 1 1)));
%Applying Log Filters
c 1 2 = 0.04; % 0.02 < c < 0.07 works best for most spectrum detail in
grayscale
Fourier_image_1_1 = c_1_2 * log(1 + F_1_1);
Fourier image 1 2 = c 1 2 * log(1 + F 1 2);
%Using Color Map to Display Fourier Transformation
colormap(jet());
c 1 3 = 4; % 3 < c < 4.5 works best for most spectrum detail with color map
Fourier image 1 3 = c 1 3 * log(1 + F 1 2);
%Displaying and comparing images
figure(1);
subplot(2,2,1); imshow(original image 1 1); title("ORIGINAL IMAGE");
subplot(2,2,2); imshow(F 1 1); title("FOURIER TRANSFORM OF IMAGE (NO
SHIFT)");
subplot(2,2,3); imshow(Fourier image 1 2); title("FOURIER TRANSFORM OF IMAGE
(SHIFT, GRAY)");
subplot(2,2,4); image(Fourier image 1 3); title("FOURIER TRANSFORM OF IMAGE
(SHIFT, RGB)");
%imwrite(Fourier image 1 1, 'Fourier image 1 1.jpg');
%imwrite(Fourier image 1 2, 'Fourier image 1 2.jpg');
```

Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 1

```
% Exercise 2 - FOURIER TRANSFORMATION OF IMAGE PATTERS %
original image 2 1 = (imread('horizontal lines pattern.jpg'));
original image 2 2 = imread('vertical lines pattern.jpg');
%Applying Fourier Transformation to the image with shifting
F 2 1 = abs(fftshift(fft2(original image 2 1)));
F 2 2 = abs(fftshift(fft2(original image 2 2)));
%Applying Log Filters
c 2 1 = 0.04; % 0.02 < c < 0.07 works best for most spectrum detail in
gravscale
c 2 2 = 0.02; % 0.02 < c < 0.07 works best for most spectrum detail in
grayscale
Fourier image 2 1 = c 2 1 * log(1 + F 2 1);
Fourier image 2\ 2 = c\ 2\ 2 * \log(1 + F\ 2\ 2);
%Displaying and comparing images
figure(2);
subplot(1,2,1); imshow(original image 2 1); title("HORIZONTAL LINES
(ORIGINAL)");
subplot(1,2,2); imshow(Fourier image 2 1); title("HORIZONTAL LINES (FOURIER
TRANSFORM) ");
figure(3);
subplot(1,2,1); imshow(original image 2 2); title("VERTICAL LINES
(ORIGINAL)");
subplot(1,2,2); imshow(Fourier image 2 2); title("VERTICAL LINES (FOURIER
TRANSFORM) ");
%imwrite(Fourier image 2 1, 'Fourier image 2 1.jpg');
%imwrite(Fourier image 2 2, 'Fourier image 2 2.jpg');
           Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 2 🥕
% Exercise 3 - FOURIER TRANSFORMATION FOR BLACK IMAGE %
             WITH WHITE BOX
%Creating image size
image resolution = 256;
diameters = [10 30];
%Analyzing Pixel Data
for m = 1 : length(diameters) %For every diameter
   %Creating image and target area
   image = zeros(image resolution);
   target space start = (image resolution - diameters(m))/2;
   target space end = (image resolution + diameters(m))/2;
   %Filling White Box
   for i = 1 : length(image) %For every pixel in horizontal axis
       for j = 1 : length(image) %For every pixel in vertical axis
          if (i >= target space start && i <= target space end && j >=
target_space_start && j <= target_space_end)</pre>
              image(i,j) = 255;
          end
       end
```

```
end
   %Applying Fourier Transformation & Log Filters
   F 3 1 = abs(fftshift(fft2(image)));
   c 3 1 = 0.04; % 0.02 < c < 0.07 works best for most spectrum detail in
grayscale
   Fourier image 3.1 = c.3.1 * log(1 + F.3.1);
   %Displaying and comparing images
   subplot(2,2,2*m - 1); imshow(image); title([num2str(diameters(m)) 'x'
num2str(diameters(m)) ' diameter box (ORIGINAL)']);
   subplot(2,2,2*m); imshow(Fourier image 3 1); title([num2str(diameters(m))
'x' num2str(diameters(m)) ' diameter box (FOURIER TRANSFORM)']);
   %imwrite(image, ['Fourier image 3 1 ' num2str(2*m - 1) '.jpg']);
   %imwrite(Fourier image 3 1, ['Fourier image 3 1 ' num2str(2*m) '.jpg']);
end
            Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 3 🥕
% Exercise 4 - FOURIER TRANSFORMATION FOR BLACK IMAGE %
              WITH ROTATED WHITE BOX
%Creating image size
image resolution = 256;
diameters = [10 30];
%Analyzing Pixel Data
for m = 1 : length(diameters) %For every diameter
   %Creating image and target area
   image = zeros(image resolution);
   target space start = (image resolution - diameters(m))/2;
   target space end = (image resolution + diameters(m))/2;
   %Filling White Box
   for i = 1 : length(image) %For every pixel in horizontal axis
       for j = 1 : length(image) %For every pixel in vertical axis
           if (i >= target space start && i <= target space end && j >=
target space start && j <= target space end)</pre>
               image(i,j) = 255;
           end
       end
   end
   %Rotating image first
   image = imrotate(image, 45);
   %Applying Fourier Transformation & Log Filters
   F 4 1 = abs(fftshift(fft2(image)));
   c 4 1 = 0.04; % 0.02 < c < 0.07 works best for most spectrum detail in
grayscale
   Fourier image 4 \ 1 = c \ 4 \ 1 * \log(1 + F \ 4 \ 1);
   %Displaying and comparing images
   figure(5);
   subplot(2,2,2*m - 1); imshow(image); title([num2str(diameters(m)) 'x'
num2str(diameters(m)) ' diameter box rotated (ORIGINAL)']);
```

```
subplot(2,2,2*m); imshow(Fourier_image_4_1); title([num2str(diameters(m))
'x' num2str(diameters(m)) ' diameter box rotated (FOURIER TRANSFORM)']);
   %imwrite(image, ['Fourier image 4 1 ' num2str(2*m - 1) '.jpg']);
   %imwrite(Fourier image 4 1, ['Fourier image 4 1 ' num2str(2*m) '.jpg']);
end
            Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 4 🥕
% Exercise 5 - FOURIER TRANSFORMATION FOR BLACK IMAGE
              WITH RELOCATED WHITE BOX
%Creating image size
image resolution = 256;
diameters = [10 30];
%Generating random offsets
random offsets = zeros(1,2);
for k = 1 : 2 % 1 random offset for X axis, 1 random offset for Y axis
   random offsets(k) = (rand - 0.5) * (image resolution - max(diameters));
end
%Analyzing Pixel Data
for m = 1 : length(diameters) %For every diameter
   %Creating image and target area with random offset
   image = zeros(image resolution);
   target space start X = (image resolution - diameters(m))/2 +
random offsets(1);
   target space end X = (image resolution + diameters(m))/2 +
random offsets(1);
   target space start Y = (image resolution - diameters(m))/2 +
random offsets(2);
   target space end Y = (image resolution + diameters(m))/2 +
random offsets(2);
   %Filling White Box
   for i = 1 : length(image) %For every pixel in horizontal axis
       for j = 1 : length(image) %For every pixel in vertical axis
           if (i >= target space start X && i <= target space end X && j >=
target space start Y && j <= target space end Y)</pre>
               image(i,j) = 255;
           end
       end
   end
   %Applying Fourier Transformation & Log Filters
   F 5 1 = abs(fftshift(fft2(image)));
   c 5 1 = 0.04; % 0.02 < c < 0.07 works best for most spectrum detail in
grayscale
   Fourier image 5.1 = c.5.1 * log(1 + F.3.1);
   %Displaying and comparing images
   figure(6);
   subplot(2,2,2*m - 1); imshow(image); title([num2str(diameters(m)) 'x'
num2str(diameters(m)) ' diameter box rotated (ORIGINAL)']);
   subplot(2,2,2*m); imshow(Fourier image 5 1); title([num2str(diameters(m))
'x' num2str(diameters(m)) ' diameter box rotated (FOURIER TRANSFORM)']);
```

```
%imwrite(image, ['Fourier_image_5_1_' num2str(2*m - 1) '.jpg']);
   %imwrite(Fourier image 5 1, ['Fourier image 5 1 ' num2str(2*m) '.jpg']);
end
           Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 5
% Exercise 6 - DIFFERENCE BETWEEN ORIGINAL & EQUALIZED %
            IMAGE
original image 6 1 = imread('tools.bmp'); %Gathering Image (Resolution:
510x343)
equalized image 6 2 = histeq(original image 6 1);
%Applying Fourier Transformations to the images with shifting
F 6 1 = abs(fftshift(fft2(original image 6 1)));
F 6 2 = abs(fftshift(fft2(equalized image 6 2)));
%Applying Log Filters
c 6 1 = 0.04; % 0.02 < c < 0.07 works best for most spectrum detail in
grayscale
```

c 6 2 = 0.04; % 0.02 < c < 0.07 works best for most spectrum detail in

subplot(2,2,1); imshow(original_image_6_1); title("ORIGINAL IMAGE");
subplot(2,2,2); imshow(equalized_image_6_2); title("EQUALIZED IMAGE");
subplot(2,2,3); imshow(Fourier image 6 1); title("FOURIER TRANSFORM OF

subplot(2,2,4); imshow(Fourier image 6 2); title("FOURIER TRANSFORM OF

%imwrite(equalized_image_6_2, ['equalized_image_6_1.jpg']);
%imwrite(Fourier_image_6_1, ['Fourier_image_6_2.jpg']);
%imwrite(Fourier_image_6_2, ['Fourier_image_6_3.jpg']);

Fourier_image_6_1 = $c_6_1 * log(1 + F_6_1)$; Fourier_image_6_2 = $c_6_2 * log(1 + F_6_2)$;

%Displaying and comparing images

grayscale

figure(7);

ORIGINAL IMAGE");

EQUALIZED IMAGE");

Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 6