# ΨΗΦΙΑΚΗ ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑ ΕΙΚΟΝΑΣ

Αναφορά 2ης Εργαστηριακής Άσκησης

«ΑΠΛΕΣ ΤΕΧΝΙΚΕΣ ΣΤΗΝ ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑ ΕΙΚΟΝΑΣ»



- Καραμαϊλής Παντελής 2016030040
- **Δ** Βλάχος Κωνσταντίνος 2016030042
  - **Δ** 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	2
🗓 Σκοπός Εργαστηρίου	2
1 - HISTOGRAM ANALYSIS	2
<b>◎</b> Επισκόπηση & Θεωρητική Ανάλυση	2
🕶 Υλοποίηση	2
ΕΞ Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	3
2 - MEDIAN & GAUSSIAN FILTERS	4
<b>◎</b> Επισκόπηση & Θεωρητική Ανάλυση	4
🕶 Υλοποίηση	4
ΕΞ Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	5
3 - NOISE REDUCT. USING FILTERS	6
<b>◎</b> Επισκόπηση & Θεωρητική Ανάλυση	6
🕶 Υλοποίηση	6
Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	7
4 - FLOATING PARTICLES	1
🕶 Υλοποίηση	1
ΕΞ Αποτελέσματα & Συμπεράσματα	1
ΠΑΡΑΡΤΗΜΑ – ΚΩΔΙΚΑΣ	2

### **ΕΙΣΑΓΩΓΗ**

### 🗓 Σκοπός Εργαστηρίου

Σκοπός της άσκησης αυτής είναι η μελέτη με βασικές τεχνικές επεξεργασίας σε ψηφιακές εικόνες. Συγκεκριμένα θα ασχοληθούμε με:

- **Ιστογράμματα:** που επιτρέπουν την ανάλυση μιας εικόνας με την απεικόνιση της στοχαστικής κατανομής της.
- **Φίλτρα:** lowpass όπως median, gaussian & average που χρησιμοποιούνται για την ομαλοποίηση μιας εικόνας (ελάττωση του θορύβου) ή highpass για την όξυνση μιας εικόνας (αύξηση έντασης ορίων).

### 1 - HISTOGRAM ANALYSIS

Στο πρώτο ερώτημα μας ζητήθηκε να διαβάσουμε μια εικόνα της επιλογής μας που δεν έχει πετυχημένη αντίθεση και να την ισοσταθμήσουμε μελετώντας το ιστόγραμμά της. Στη συνέχεια μας ζητήθηκε να τη μετατρέψουμε σε ασπρόμαυρη χρησιμοποιώντας κατάλληλο threshold.

### **Φ** Επισκόπηση & Θεωρητική Ανάλυση

Γνωρίζουμε από τη θεωρία, ότι το ιστόγραμμα μιας ψηφιακής εικόνας είναι μια ένδειξη της στοχαστικής κατανομής της εικόνας. Πρακτικά, πολλά χαρακτηριστικά της εικόνας περιγράφονται σε αυτό το διάγραμμα. Η συγκέντρωση για παράδειγμα του ιστογράμματος κοντά σε μικρές ή μεγάλες τιμές αντικατοπτρίζουν τη φωτεινότητά της και το εύρος της συγκέντρωσης υποδηλώνει την αντίθεση της.

Μια εικόνα λέγεται ισοσταθμισμένη όταν η συγκέντρωσή του ιστογράμματος είναι ομοιόμορφα κατανεμημένη σε όλα τα επίπεδα του γκρι. Για αυτό το λόγο, επιλέγουμε αρχικά μια εικόνα με μη ιδανικές συνθήκες για να παρατηρήσουμε μέγιστη διαφορά.

Όσον αφορά τη μετατροπή της σε ασπρόμαυρη, όλα τα pixel της εικόνας θα πρέπει να έχουν 2 δυνατές τιμές (μαύρο ή άσπρο). Για να αποφασίσουμε ποια θα πάρουν την κατάλληλη τιμή, ορίζουμε μια τιμή επιπέδου γκρι **threshold** (που καθορίζει την ευαισθησία της μετατροπής) τέτοια ώστε αν μετατρέψουμε την εικόνα μας σε grayscale, κάθε pixel που θα έχει τιμή μικρότερη ή μεγαλύτερη τιμή από αυτό θα μετατραπεί σε μαύρο ή άσπρο αντίστοιχα. Αυτή η τιμή εξαρτάται από το ιστόγραμμα της κάθε εικόνας.

### **Σ** Υλοποίηση

Αρχικά, διαβάζουμε μια εικόνα της επιλογής μας. Μπορούμε να απεικονίσουμε το ιστόγραμμά της ως διάγραμμα με τη συνάρτηση **imhist()**. Για να διορθώσουμε την αντίθεση της εικόνας, εφαρμόζουμε ισοστάθμιση με τη μέθοδο **histeq()** που παίρνει ως όρισμα την αρχική εικόνα και παράγει την ισοσταθμισμένη. Συγκρίνουμε οπότε τις δύο εικόνες με τα ιστογράμματά τους με subplot.

Η συνάρτηση **imhist()** μπορεί επίσης να εξάγει τα δεδομένα του ιστογράμματος στους πίνακες binLocations & counts. Ο πρώτος περιγράφει σε ποια επίπεδα του γκρι αντιστοιχεί τουλάχιστον ένα pixel, ενώ ο δεύτερος δείχνει αθροιστικά τη συνολική τιμή των pixel για κάθε επίπεδο του γκρι του πίνακα binLocations. Με βάση τα χαρακτηριστικά αυτά, υπολογίζουμε το threshold ως το επίπεδο του γκρι εκείνο όπου το συνολικό άθροισμα των τιμών των pixel να είναι ο μισός όλων των pixel. Με τον τρόπο αυτό, η διαδικασία δουλεύει για οποιαδήποτε εικόνα. Για τη μετατροπή της εικόνας σε ασπρόμαυρη, μετατρέπουμε πρώτα την εικόνα σε κλίμακα του γκρι έτσι ώστε να αποφύγουμε τα τρία χρωματικά κανάλια (οπότε δουλεύουμε με 2-διάστατους πίνακες) και διατρέχοντας όλα τα pixels της εικόνας θέτουμε τις νέες τιμές τους σύμφωνα με την διαδικασία που παρουσιάστηκε στη θεωρητική ανάλυση.

Μετάβαση στον κώδικα MATLAB

### 🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα

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

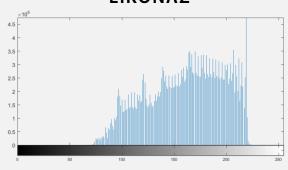
#### **APXIKH EIKONA**



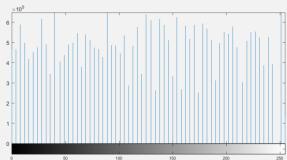
#### ΙΣΟΣΤΑΘΜΙΣΜΕΝΗ ΕΙΚΟΝΑ



### ΙΣΤΟΓΡΑΜΜΑ ΑΡΧΙΚΗΣ EIKONAΣ



ΙΣΤΟΓΡΑΜΜΑ ΙΣΟΣΤΑΘΜΙΣΜΕΝΗΣ ΕΙΚΟΝΑΣ



#### **APXIKH EIKONA**



### ΑΣΠΡΟΜΑΥΡΗ ΕΙΚΟΝΑ



Παρατηρούμε ότι η αρχική εικόνα πάσχει από «κακή» αντίθεση καθώς το ιστόγραμμά της καταλαμβάνει μόνο ένα περιορισμένο εύρος των δυνατών επιπέδων του γκρι. Η ισοσταθμισμένη απ΄ την άλλη διορθώνει το πρόβλημα αυτό, κατανέμοντας τα pixel ομοιόμορφα σε όλα τα επίπεδα. Πρακτικά όπως φαίνεται παραπάνω, λαμβάνουμε μια πολύ περισσότερο - αισθητικά - ευχάριστη φωτογραφία με εντονότερα σκοτεινά αλλά και φωτεινά σημεία.

Σύμφωνα με το αρχικό ιστόγραμμα, εφαρμόζοντας τον αλγόριθμό που παρουσιάσαμε για τη μετατροπή της εικόνας σε ασπρόμαυρη λαμβάνουμε το παραπάνω αποτέλεσμα. Το threshold στη προκειμένη περίπτωση υπολογίστηκε ίσο με το επίπεδο γκρι 168. Παρατηρούμε ότι η μετατροπή μιας εικόνας σε ασπρόμαυρη δεν είναι ιδανική για φωτογραφίες με πολλά χρώματα. Αντιθέτως έχει βέλτιστα αποτελέσματα για εικόνες που έχουν εξαρχής λίγα χρώματα.

### 2 - MEDIAN & GAUSSIAN FILTERS

Στη δεύτερη άσκηση, ερχόμαστε για πρώτη φορά σε επαφή με φίλτρα ομαλοποίησης. Πιο συγκεκριμένα θα εφαρμόσουμε median & gaussian φίλτρα με διάφορα μεγέθη μάσκας και θα τα συγκρίνουμε μεταξύ τους.

### Επισκόπηση & Θεωρητική Ανάλυση

Θεωρητικά, τα φίλτρα media & gaussian εξυπηρετούν τον ίδιο σκοπό. Να μειώσουν το θόρυβο «θολώνοντας» την εικόνα. Η κύρια διαφορά είναι ότι το Gaussian φίλτρο είναι γραμμικό σε αντίθεση με το median. Και τα δύο φίλτρα χρησιμοποιούν **μάσκες** που είναι ουσιαστικά η πληροφορία των γειτονικών pixels που χρησιμοποιείται για τον υπολογισμό της νέας τιμής του κάθε pixel. Όσο μεγαλύτερη είναι η μάσκα, τόσο εντονότερη γίνεται η θόλωση.

### **Σ** Υλοποίηση

Αρχικά υπολογίζουμε τις τιμές k1 και k2 με τον τρόπο που ζητήθηκε από την εκφώνηση. Για την ομάδα μας ισχύει:

$$k_1 = 9$$

$$k_2 = 11$$

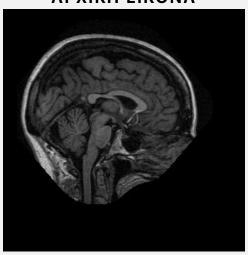
Διαβάζουμε την εικόνα "brain.gif". Με τη συνάρτηση **mefilt2 ()** δίνουμε ως όρισμα μια εικόνα και έναν πίνακα που δηλώνει το μέγεθος της μάσκας και παράγεται η τελική εικόνα με εφαρμοσμένο median φίλτρο. Για τη δημιουργία gaussian φίλτρου δίνουμε ως ορίσματα τα 'gaussian' και το μέγεθος του πίνακα στη συνάρτηση **fspecial ()** και το παραγόμενο φίλτρο εισέρχεσαι ως όρισμα στη γενική μέθοδο **imfilter ()** που το εφαρμόζει στην αρχική εικόνα. Στο τέλος συγκρίνουμε με subplot τις εφαρμογές των φίλτρων με 2 μεγέθη μασκών.

Μετάβαση στον κώδικα ΜΑΤΙΑΒ

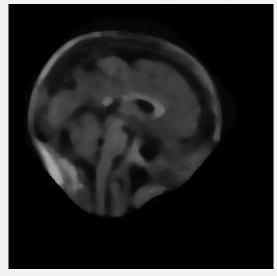
### 🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα

Παρακάτω εμφανίζονται όλα τα παραγόμενα αποτελέσματα των εφαρμογών των φίλτρων:

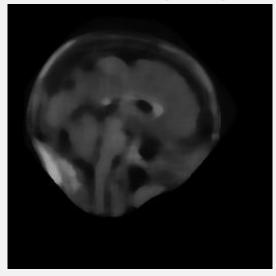




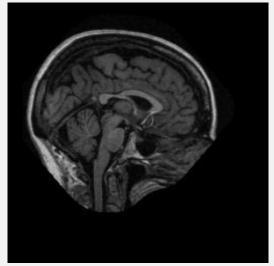
MEDIAN FILTER
WITH MASK [k1 k1]



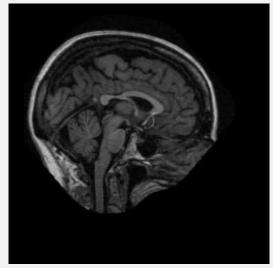
MEDIAN FILTER
WITH MASK [k2 k2]



# GAUSSIAN FILTER WITH MASK [k1 k1]



## GAUSSIAN FILTER WITH MASK [k2 k2]



Παρατηρούμε ότι η εφαρμογή και των δύο φίλτρων έχει ως αποτέλεσμα το θόλωμα της εικόνας. Όσο μεγαλύτερη είναι η μάσκα, τόσο πιο έντονο γίνεται το φαινόμενο καθώς περισσότερα γειτονικά pixels απαιτούνται για την εύρεση της νέας τιμής του pixel. Βλέπουμε επίσης ότι σε μια τέτοια βιοϊατρική εικόνα η διαφορά του Gaussian & Median φίλτρου είναι μεγάλη. Μεταξύ των δύο θα επιλέγαμε το Gaussian διότι διατηρεί περισσότερη λεπτομέρεια, κάτι που είναι σημαντικό στην επιστήμη αυτή.



### 3 - NOISE REDUCT. USING FILTERS

Η τρίτη άσκηση μοιάζει κάπως με την προηγούμενη, αυτή τη φορά όμως προσθέτουμε αρχικά θόρυβο στην εικόνα οπότε εφαρμόζουμε τα φίλτρα πάνω σε αυτή και συγκρίνουμε τα αποτελέσματα.

### Επισκόπηση & Θεωρητική Ανάλυση

Σε αυτό το ερώτημα δεν υπάρχει κάποιο καινούργιο φαινόμενο της θεωρίας. Αξίζει να σημειωθεί ότι ο λόγος που προσθέτουμε θόρυβο στην εικόνα είναι να μελετήσουμε ποιο φίλτρο προσφέρει την καλύτερη ελάττωση θορύβου χωρίς να έχουμε σημαντική μείωση της λεπτομέρειάς της.

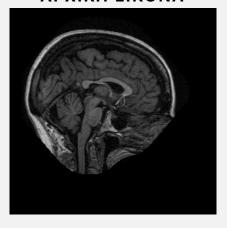
### **Σ** Υλοποίηση

Χρησιμοποιούμε και πάλι την brain.gif για να μελετήσουμε τα αποτελέσματα. Προσθέτουμε θόρυβο σε μια εικόνα χρησιμοποιώντας τη συνάρτηση **imnoise()** με μια συγκεκριμένη διασπορά. Μεγαλύτερη διασπορά σημαίνει πιο έντονο φαινόμενο θορύβου. Για το πείραμά μας επιλέξαμε μια πολύ μεγάλη τιμή (=0.3) για να ξεχωρίσει το φίλτρο με τα καλύτερα αποτελέσματα. Η εφαρμογή των φίλτρων έχει ακριβώς την ίδια εφαρμογή με τη προηγούμενη άσκηση, απλώς αυτή τη φορά χρησιμοποιούμε ως δεύτερο φίλτρο average αντί για gaussian.

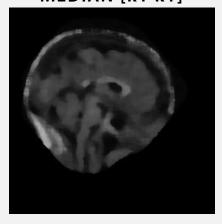
Μετάβαση στον κώδικα ΜΑΤLAB

### 🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα

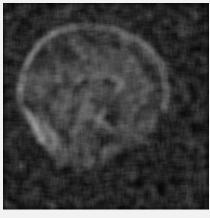
**APXIKH EIKONA** 



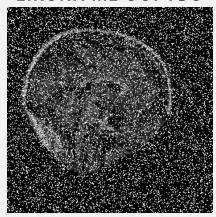
EΛΑΤΤΩΣΗ ΘΟΡΥΒΟΥ ΜΕ MEDIAN [k1 k1]



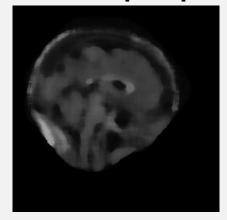
EΛΑΤΤΩΣΗ ΘΟΡΥΒΟΥ ΜΕ AVERAGE [k1 k1]



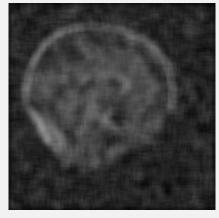
ΕΙΚΟΝΑ ΜΕ ΘΟΡΥΒΟ



EΛΑΤΤΩΣΗ ΘΟΡΥΒΟΥ ΜΕ MEDIAN [k2 k2]



EΛΑΤΤΩΣΗ ΘΟΡΥΒΟΥ ΜΕ AVERAGE [k2 k2]



Βλέπουμε πολύ ενδιαφέροντα αποτελέσματα. Ενώ η εφαρμογή average φίλτρου έχει αναμενόμενα αποτελέσματα για μια τόσο θορυβώδης εικόνα, το φίλτρο median έχει φέρει πολύ εντυπωσιακή ελάττωση θορύβου με μικρή – μόνο – απώλεια πληροφορίας.



### 4 - FLOATING PARTICLES

Στο τέταρτο και τελευταίο ερώτημα τη ς εργαστηριακής άσκησης ασχολούμαστε με εικόνες περιβαλλοντικού ενδιαφέροντος και συγκεκριμένα η παρατήρηση κίνησης φερτών υλικών στη ροή ενός ποταμού χρησιμοποιώντας δύο διαδοχικά frames ενός video.

### **Σ** Υλοποίηση

Όπως συνήθως, ξεκινάμε διαβάζοντας τα δύο διαδοχικά frames. Τα μετατρέπουμε σε ασπρόμαυρες εικόνες καθώς η εφαρμογή των φίλτρων προϋποθέτει δυσδιάστατες εικόνες. Τέλος εφαρμόζουμε το median και το custom φίλτρο Η στις εικόνες και παράγουμε τα αποτελέσματα που αναλύονται στη συνέχεια.

Μετάβαση στον κώδικα ΜΑΤΙΑΒ



### 🗵 Αποτελέσματα & Συμπεράσματα

#### **APXIKO FRAME 1**



#### APXIKO FRAME 2



#### MEDIAN FILTERED FRAME 1



#### MEDIAN FILTERED FRAME 2



#### H FILTERED FRAME 1



#### H FILTERED FRAME 2



Παρατηρούμε ότι τα δυο φίλτρα παρουσιάζουν μεγάλη διαφορά στα αποτελέσματά τους. Το median φίλτρο είναι χαρακτηριστικό για την ελάττωση του θορύβου μιας εικόνας ενώ το custom φίλτρο Η τονίζει τα πλαίσια κάθε αντικειμένου οπότε φαίνονται πιο ξεκάθαρα μεταξύ τους. Πιστεύουμε ότι για τα συγκεκριμένα frames του βίντεο κανένα από τα δύο φίλτρα δε βοηθούν αρκετά για την απομόνωση της πληροφορίας των φερτών.

Αξίζει να σημειώσουμε ότι το Η είναι ένα γραμμικό χωρικό φίλτρο ενώ το median φίλτρο είναι μηγραμμικό.

### 🗎 ΠΑΡΑΡΤΗΜΑ – ΚΩΔΙΚΑΣ

Σε περίπτωση που χρειαστεί ο κώδικας τον παραθέτουμε παρακάτω:

```
% BASIC INFORMATION
% Course: Digital Image Processing - Lab 2
% Deadline: 26-03-2019
% LAB31239720: Pantelis Karamailis, 2016030040
            Kostantinos Vlachos, 2016030041
                             2016030036
            Mixalis Galanis,
%Clearing things up
close all;
clearvars;
% Exercise 1 - HISTOGRAM, EQUALIZATION, B-W CONVERSION %
% 1.1 - Displaying Histogram of an overexposed image
Initial image 1 = imread('overexposed image.jpg'); %Gathering Image
(Resolution: 3960x2640)
% 1.2 - Equalizing image
Equalized image = histeq(Initial image 1);
                                    %Applying Equalizer
figure(1);
subplot(2,2,1); imshow(Initial image 1); title("IMAGE (BEFORE)");
subplot(2,2,2); imshow(Equalized image); title("IMAGE (AFTER)");
subplot(2,2,3); imhist(Initial image 1); title("HISTOGRAM (BEFORE)");
subplot(2,2,4); imhist(Equalized image); title("HISTOGRAM (AFTER)");
```

```
% 1.3 - Converting image to Black & White
[counts,binLocations] = imhist(Initial image 1); %Gathering Histogram Data
%Finding Threshold
half channels = sum(counts)/2;
sum of counts = 0; Threshold = 0;
for i = 1:length(counts)
   sum of counts = sum of counts + counts(i);
   if (sum of counts >= half channels)
      Threshold = i;
      break;
   end
end
%Conversion
bw image 1 = rgb2gray(Initial image 1);
for i = 1 : length(bw image 1(:,1))
    for j = 1 : length(bw image 1(1,:))
       if (bw image 1(i,j) < Threshold)</pre>
           bw image 1(i,j) = 0;
       else
           bw image 1(i,j) = 255;
       end
    end
end
imwrite(bw image 1, 'bw image.jpg'); %Saving image to drive
%Showing side by side comparison
figure(2);
subplot(2,1,1); imshow(Initial image 1); title("IMAGE (BEFORE)");
subplot(2,1,2); imshow(bw image 1); title("BLACK & WHITE IMAGE (AFTER)");
imwrite(X1, grayscale map, 'image grayscale.png');
            Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 1 🥕
% Exercise 2 - MEDIAN & GAUSSIAN FILTERS
Initial image 2 = imread('brain.gif'); %Gathering Image (Resolution: 256x256)
k1 = 7 + 2 + 0;
                 %k1 = 9
k2 = k1 + 2;
                  %k2 = 11
%Applying median filters
Filtered image 2 1 = medfilt2(Initial image 2, [k1 k1]);
Filtered image 2 2 = medfilt2(Initial image 2, [k2 k2]);
%Applying gaussian filters
h 1 = fspecial('gaussian', [k1 k1]);
h 2 = fspecial('gaussian', [k2 k2]);
Filtered_image_2_3 = imfilter(Initial_image_2, h_1);
Filtered image 2 4 = imfilter(Initial image 2, h 2);
%Displaying and comparing images
figure (3);
subplot(2,1,1); imshow(Initial image 2); title("ORIGINAL IMAGE");
subplot(4,2,5); imshow(Filtered image 2 1); title("IMAGE WITH MEDIAN FILTER
[k1 k1]");
```

```
subplot(4,2,6); imshow(Filtered image 2 2); title("IMAGE WITH MEDIAN FILTER
[k2 k2]");
subplot(4,2,7); imshow(Filtered image 2 3); title("IMAGE WITH GAUSSIAN FILTER
[k1 k1]");
subplot(4,2,8); imshow(Filtered_image_2_4); title("IMAGE WITH GAUSSIAN FILTER
[k2 k2]");
           Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 2 🥕
% Exercise 3 - NOISE & NOISE REDUCTION USING FILTERS
Initial image 3 = imread('brain.gif'); %Gathering Image (Resolution: 256x256)
%k1, k2 remain the same
%Adding Noise to the Image
Noise image 3 = imnoise(Initial image 3,'salt & pepper', 0.3); % very high
noise density
%Applying noise reduction filter using median
Filtered noise image 3 1 = medfilt2(Noise image 3, [k1 k1]);
Filtered noise image 3 2 = medfilt2(Noise image 3, [k2 k2]);
%Applying noise reduction filter using average
h 3 = fspecial('average', [k1 k1]);
h 4 = fspecial('average', [k2 k2]);
Filtered noise image 3 3 = imfilter(Noise image 3, h 3);
Filtered noise image 3 4 = imfilter(Noise image 3, h 4);
%Displaying and comparing images
figure(4);
subplot(2,2,1); imshow(Initial image 3); title("ORIGINAL IMAGE");
subplot(2,2,2); imshow(Noise image 3); title("IMAGE WITH NOISE");
subplot(4,2,5); imshow(Filtered_noise_image_3_1); title("DENOISED IMAGE WITH
MEDIAN FILTER - [k1 k1]");
subplot(4,2,6); imshow(Filtered noise image 3 2); title("DENOISED IMAGE WITH
MEDIAN FILTER - [k2 k2]");
subplot(4,2,7); imshow(Filtered noise image 3 3); title("DENOISED IMAGE WITH
AVERAGE FILTER - [k1 k1]");
subplot(4,2,8); imshow(Filtered noise image 3 4); title("DENOISED IMAGE WITH
AVERAGE FILTER - [k2 k2]");
           Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 3 🥕
% Exercise 4 - FLOATING PARTICLES
frame 4 1 = imread('initial frame 1.jpg'); %Gathering Image (Resolution:
720x1080)
frame 4 2 = imread('initial frame 2.jpg'); %Gathering Image (Resolution:
720x1080)
%k1, k2 remain the same
%Converting images to grayscale
gray frame 4 1 = rgb2gray(frame 4 1);
```

```
gray_frame_4_2 = rgb2gray(frame_4_2);
%Applying noise reduction filter using median
Filtered frame 4 1 = medfilt2(gray frame 4 1, [k1 k1]);
Filtered_frame_4_2 = medfilt2(gray_frame_4_2, [k1 k1]);
%Applying h filter
h = [1 \ 1 \ 1; \ 1 \ -8 \ 1; \ 1 \ 1];
Filtered frame 4 3 = imfilter(gray frame 4 1, h);
Filtered frame 4 4 = imfilter(gray frame 4 2, h);
%Displaying and comparing images
figure(5);
subplot(3,2,1); imshow(gray frame 4 1); title("ORIGINAL FRAME 1");
subplot(3,2,2); imshow(gray frame 4 2); title("ORIGINAL FRAME 2");
subplot(3,2,3); imshow(Filtered frame 4 1); title("MEDIAN FILTERED FRAME 1");
subplot(3,2,4); imshow(Filtered_frame_4_2); title("MEDIAN FILTERED FRAME 2");
subplot(3,2,5); imshow(Filtered frame 4 3); title("H FILTERED FRAME 1");
subplot(3,2,6); imshow(Filtered frame 4 4); title("H FILTERED FRAME 2");
             Μετάβαση στα αποτελέσματα της άσκησης 4 🥕
```