# <u>PROJECT</u> <u>ΑΝΑΓΝΩΡΙΣΗ ΠΡΟΤΥΠΩΝ</u>

**ΟΝΟΜΑ:** ΣΑΒΒΑΣ

ΕΠΩΝΥΜΟ: ΡΟΣΤΑΝΤΗΣ

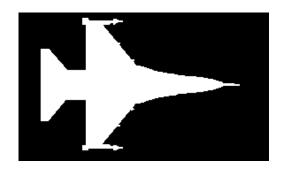
**AP.MHTPΩΟΥ:** 1115201000149

# $\Sigma KO\Pi O\Sigma$ :

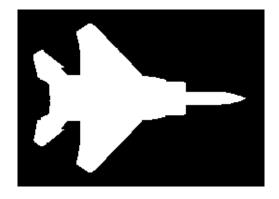
Στην Άσκηση αυτή ζητείται να ταξινομήσουμε αυτόματα μια σειρά από δισδιάστατες μορφές σε μία από τρεις γνωστές κλάσεις. Για το σκοπό αυτό δίνονται τα δεδομένα από 15 αναγνωρισμένες μορφές (labeled samples) 5 για κάθε τάξη. Ως ουσιώδη χαρακτηριστικά των μορφών αυτών που θα επιλέγουν, θα χρησιμοποιηθούν τρεις από τις ροπές του Hue (Αμετάβλητες Ροπές), θα χρησιμοποιηθούν ο ταξινομητής ελάχιστης Ευκλείδειας απόστασης και ο ταξινομητής 3-NN.Τα τυχαία δείγματα (test-sets) θα τα παράγουμε από την συνάρτησης ,γεννήτριας τυχαίων samples. Ύστερα από την εκπαίδευση του ταξινομητή θα χρησιμοποιηθούν τα τυχαία δείγματα για τον έλεγχο της ορθότητας των ταξινομητών μας.

# ΟΙ ΤΡΕΙΣ ΚΛΑΣΕΙΣ ΜΑΣ ΕΧΟΥΝΕ ΤΑ ΕΞΗΣ ΠΡΟΤΥΠΑ

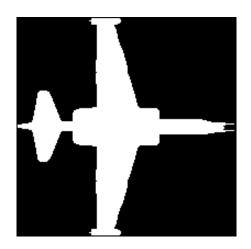
# <u>1<sub>Hς</sub> ΚΛΑΣΗ:</u>



## $2_{H\varsigma}$ ΚΛΑΣΗ:



#### $3_{H_{\varsigma}}$ ΚΛΑΣΗ:



#### ΤΑ ΔΕΔΟΜΕΝΑ ΕΚΠΑΙΔΕΥΣΗΣ

#### $1_{H_{\zeta}}$ ΚΛΑΣΗ:











#### $2_{H_{\varsigma}}$ ΚΛΑΣΗ:











#### $3_{H_{\zeta}}$ ΚΛΑΣΗ:







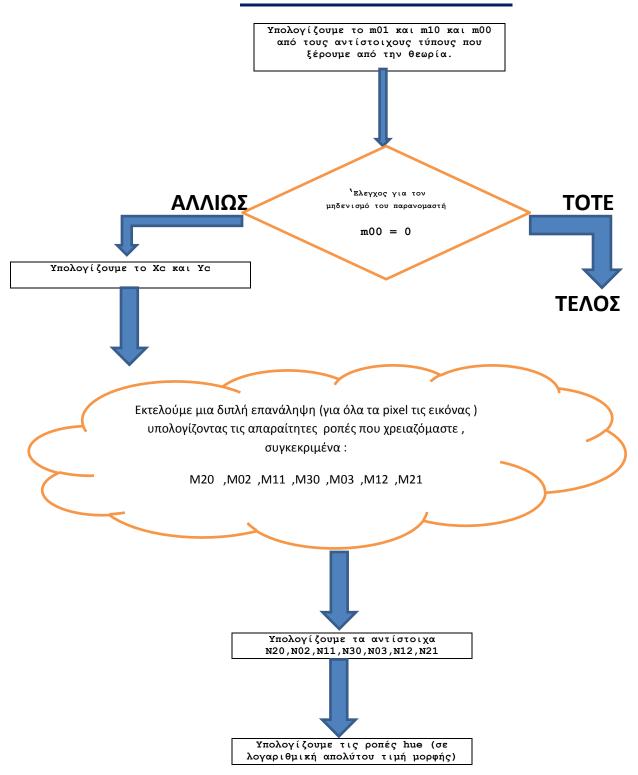




❖ Ο λόγος που θα χρησιμοποιήσουμε τις ροπές HUE είναι ότι τόσο στα δεδομένα εκπαίδευσης όσο και στα τυχαία δεδομένα της γεννήτριας με τις συγκεκριμένες ροπές δεν μας αφορά το μέγεθος ,η περιστροφή και η αντίθεση των εικόνων . Έτσι τα πράγματα απλοποιούνται στην ταξινόμηση τους.

# ΡΟΠΕΣ ΗΥΕ

#### > ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΣ ΡΟΠΩΝ



★ ΣΧΟΛΙΑ: Στο πρόγραμμα αυτό έχουμε μια συνάρτηση που υπολογίζει της ροπές hue. Αρχικά υπολογίζουμε τα m₁0 και m01 από τους αντίστοιχους τύπους . Υπολογίζουμε τα κέντρα Xc, Yc και υπολογίζουμε τα απαρρέτητα Μ για τον υπολογισμό των 7 ροπών , υπολογίζοντας βέβαια την απόλυτη τιμή του λογαρίθμου . Τέλος συγκρίνουμε τα αποτελέσματα με το δοσμένο αρχεία για τον έλεγχο της ορθότητας.

# ΔΙΑΒΑΣΜΑ ΕΙΚΟΝΩΝ ΚΑΙ ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΣ ΡΟΠΩΝ HUE

- Μια εικόνα στο Matlab διαβάζεται με την συνάρτηση imread.
- Και με την συνάρτηση hue που δημιουργήσαμε υπολογίζουμε τις ροπές.

```
pic1 1=imread('S1 1.tif');
   huel 1=hue(pic1_1);
pic1 2=imread('S1 2.tif');
   hue1_2=hue(pic1_2);
pic1 3=imread('S1 3.tif');
   hue1_3=hue(pic1_3);
pic1 4=imread('S1 4.tif');
   hue1 4=hue(pic1_4);
pic1 5=imread('S1 5.tif');
   hue1 5=hue(pic1_5);
pic2 1=imread('S2 1.tif');
   hue2 1=hue(pic2 1);
pic2 2=imread('S2 2.tif');
   hue2_2=hue(pic2_2);
pic2_3=imread('S2 3.tif');
   hue2 3=hue(pic2 3);
pic2_4=imread('S2 4.tif');
   hue2 4=hue(pic2 4);
pic2 5=imread('S2 5.tif');
   hue2 5=hue(pic2 5);
pic3 1=imread('S3 1.tif');
   hue3 1=hue(pic3 1);
pic3 2=imread('S3 2.tif');
   hue3_2=hue(pic3_2);
pic3 3=imread('S3 3.tif');
   hue3 3=hue(pic3 3);
pic3 4=imread('S3 4.tif');
   hue3 4=hue(pic3 4);
pic3 5=imread('S3 5.tif');
    hue3 5=hue(pic3 5)
```

**ΣΧΟΛΙΑ:** Παρατηρούμε ότι τα αποτελέσματα μας είναι τα ίδια με του δοσμένου αρχείου.

<u>ΡΟΠΕΣ</u> <u>ΕΙΚΟΝΕΣ</u>	РОПН_1	РОПН_2	РОПН_3	РОПН_4	РОПН_5	РОПН_6	РОПН_7
S1_1	-1,3478	-4,4825	-5.2461	-6.5298	-12.4178	-8.7711	-17.1818
S1_2	-1,3473	-4,4717	-5.1650	-6.4461	-12.2517	-8.6821	-16.8590
<b>S1_3</b>	-1,3478	-4,4636	-5.1683	-6.4450	-12.2517	-8.6770	-16.7141
S1_4	-1,3475	-4,4851	-5.2453	-6.5312	-12.4194	-8.7738	-17.3504
S1_5	-1,3481	-4,4768	-5.1700	-6.4512	-12.2619	-8.6899	-17.2102
S2_1	-1,4504	-4,9286	-5.0840	-6.8624	-12.8356	-9.3267	-18.3461
S2_2	-1,4512	-4,9373	-5.0881	-6.8758	-12.8577	-9.3444	-19.9007
S2_3	-1,4500	-4,9166	-5.0899	-6.8495	-12.8192	-9.3078	-17.9940
<b>S2_4</b>	-1,4504	-4,9286	-5.0840	-6.8624	-12.8356	-9.3267	-18.3461
S2_5	-1,4500	-5,7013	-5.0899	-6.8495	-12.8192	-9.3078	-17.9940
S3_1	-1,1752	-5,7949	-7.8038	-9.9350	-18.9499	-12.8280	-19.4925
S3_2	-1,1775	-5,7949	-7.6641	-9.6131	-18.2616	-12.5150	-20.2194
S3_3	-1,1778	-5,7971	-7.6845	-9.6364	-18.2972	-12.5356	-21.9966
S3_4	-1,1762	-5,7349	-7.8481	-9.8948	-18.8985	-12.8050	-19.4955
S3_5	-1,1778	-5,7971	-7.6845	-9.6364	-18.2972	-12.5356	-21.9966

# KENTPOEΙΔΗ

#### > ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΣ ΚΕΝΤΡΟΕΙΔΩΝ

Αφού έχουμε διαβάσει και τις 15 εικόνες εκπαίδευσης, και έχουμε υπολογίσει και τις ροπές τους διαχωρίζουμε τις τρεις πρώτες.
Συγκεκριμένα:

ropes1\_1=hue1\_1(1:3);
ropes1\_2=hue1\_2(1:3);
ropes1\_3=hue1\_3(1:3);
ropes1\_4=hue1\_4(1:3);
ropes1\_5=hue1\_5(1:3);

ropes2\_1=hue2\_1(1:3);
ropes2\_2=hue2\_2(1:3);
ropes2\_3=hue2\_3(1:3);
ropes2\_4=hue2\_4(1:3);
ropes2\_5=hue2\_5(1:3);

ropes3\_1=hue3\_1(1:3);
ropes3\_2=hue3\_2(1:3);
ropes3\_3=hue3\_3(1:3);
ropes3\_4=hue3\_4(1:3);
ropes3\_5=hue3\_5(1:3);

Και υπολογίζουμε τα κεντροειδή αθροίζοντας τις πέντε ροπές κάθε κλάσης και διαιρώντας με το πλήθος τους. Παίρνουμε δηλαδή των μέσο όρο.

kedroeides\_1=(ropes1\_1+ropes1\_2+ropes1\_3+ropes1\_4+ropes1\_5)./5; kedroeides\_2=(ropes2\_1+ropes2\_2+ropes2\_3+ropes2\_4+ropes2\_5)./5; kedroeides\_3=(ropes3\_1+ropes3\_2+ropes3\_3+ropes3\_4+ropes3\_5)./5;

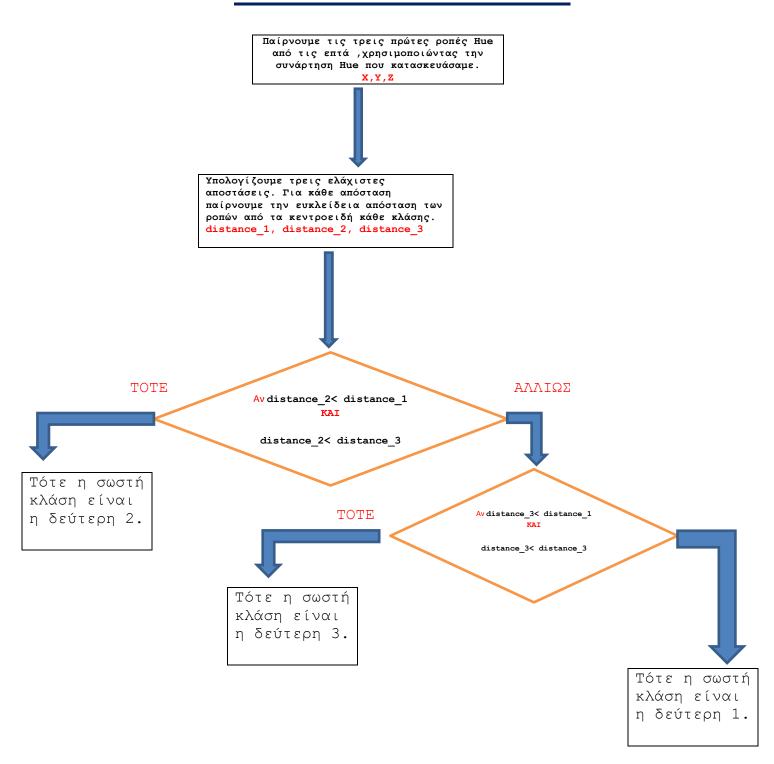
#### **∔**ΣΧΟΛΙΑ:

Παίρνουμε τις τρείς πρώτες ροπές, γιατί είναι αρκετές για την άσκηση , και ύστερα υπολογίζουμε τα κέντρα για τις τρεις κλάσεις μας.

KENTPO 1	KENTPO 2	KENTPO 3
-1.3477 , -4.4759 , -5.1989	1.4504 ,-4.9255 , -5.0872	-1.1769 , -5.7651 , -7.7370

# $\frac{TA\Xi INOMHTH\Sigma}{E \Lambda A X.A \Pi O \Sigma T A \Sigma H \Sigma (E Y K)}$

#### ► ∆HMIOYPΓIA TAEINOMHTH



#### **Ψ**ΣΧΟΛΙΑ:

Σε αυτό το σημείο δημιουργήσαμε τον ταξινομητή ευκλείδειας ελάχιστης απόστασης τον οποίο ύστερα θα τον εκπαιδεύσουμε (training\_set) για τον υπολογισμό τον τυχαίων δειγμάτων. Η συνάρτηση δέχεται ως όρισμα την εικόνα και τα υπολογισμένα κέντρα της κάθε κλάσης και υπολογίζει την ελάχιστη απόσταση των ροπών της εικόνας και επιστρέφει τον αριθμό(1,2,3) της κλάσης που ταξινομήθηκε.

#### EKΠΑΙΔΕΥΣΗ ΤΟΥ ΤΑΞΙΝΟΜΗΤΗ

Για την εκπαίδευση του ταξινομητή απλά του περνάμε κάθε μια εικόνα εκπαίδευσης και τα τρία κεντροειδή.
 Στο τέλος απλά ελέγχουμε αν η κλάση που μας βγάζει η συνάρτηση είναι ίδια με αυτή που ανήκει η κάθε γνωστή εικόνα των δειγμάτων εκπαίδευσης .

#### **ΣΥΓΚΕΚΡΙΜΈΝΑ:**

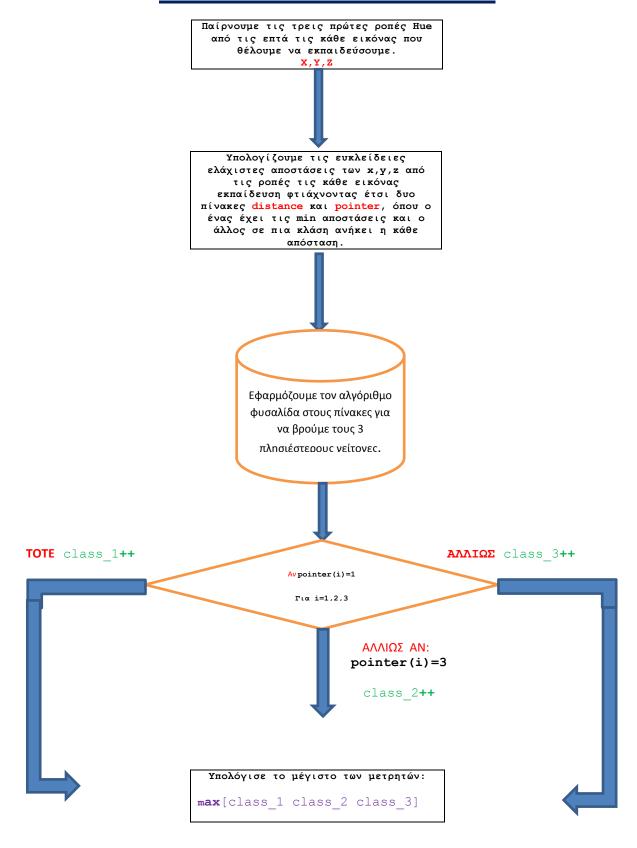
```
class1 1=Euclidean Classifier(pic1 1, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
class1 2=Euclidean Classifier(pic1 2, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
class1 3=Euclidean Classifier(pic1 3, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
class1 4=Euclidean Classifier(pic1 4, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
class1 5=Euclidean Classifier(pic1 5, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
class2 1=Euclidean Classifier(pic2 1, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
class2 2=Euclidean Classifier(pic2 2, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
class2 3=Euclidean Classifier(pic2 3, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
class2_4=Euclidean_Classifier(pic2_4, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroe
ides 3);
class2_5=Euclidean_Classifier(pic2_5, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroe
ides 3);
class3 1=Euclidean Classifier(pic3 1, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
class3 2=Euclidean Classifier(pic3 2, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
class3 3=Euclidean Classifier(pic3 3, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
class3 4=Euclidean Classifier(pic3 4, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
class3 5=Euclidean Classifier(pic3 5, kedroeides 1, kedroeides 2, kedroe
ides 3);
```

**ΣΧΟΛΙΑ:** Παρατηρούμε ότι ο ταξινομητής μας εκπαιδεύτηκε σωστά, ταξινόμησε όλες τις εικόνες μας σωστά.

ΕΙΚΟΝΕΣ	ΑΝΗΚΕΙ ΣΤΗΝ ΚΛΑΣΗ	ΤΑΞΙΝΟΜΗΘΗΚΕ ΣΤΗΝ ΚΛΑΣΗ
S1_1	<u>1</u>	<u>1</u>
S1_2 S1_3	<u>1</u>	<u>1</u>
S1_3	<u>1</u>	<u>1</u>
<b>S1 4</b>	<u>1</u>	<u>1</u>
S1 5	<u>1</u>	<u>1</u>
S2_1 S2_2 S2_3 S2_4	<u>2</u> <u>2</u>	<u>2</u>
S2_2	<u>2</u>	<u>2</u>
S2_3	<u>2</u>	<u>2</u>
S2_4	<u>2</u>	<u>2</u>
S2_5	<u>2</u>	<u>2</u>
S3_1	<u>3</u>	<u>3</u>
S2_5 S3_1 S3_2 S3_3	2 3 3	2 2 2 2 2 3 3 3 3
S3_3	<u>3</u>	<u>3</u>
S3_4	<u>3</u>	<u>3</u>
S3_5	<u>3</u>	<u>3</u>

# $TAEINOMHTH\Sigma$ 3-NN

#### ► ∆HMIOYPFIA TAEINOMHTH



★ ΣΧΟΛΙΑ: Στη συγκεκριμένη συνάρτηση γίνεται ταξινόμηση μέσο του ταξινομητή 3-NN. Ύστερα υπολογίζουμε τις ευκλείδιες ελάχιστες αποστάσεις της κάθε τυχαίας εικόνας (test\_test) από και τις 15 εικόνες εκπαίδευσης (training\_set) και αποθηκεύουμε τα αποτελέσματα στον πίνακα distance και στον πίνακα pointer τις κλάσεις διαχωρισμένες. Γίνεται μετά ταξινόμηση στον πίνακα distance και παίρνουμε τους 3 πιο κοντινούς γείτονες η οποίοι βρίσκονται πλέον στις 3 πρώτες θέσεις του πίνακα. Τέλος με την χρήση 3 μετρητών μετράμε τον ταξινομημένο πίνακα pointer και βρίσκουμε των μεγαλύτερο μετρητή ο οποίος θα αντιπροσωπεύει την σωστή κλάση.

#### EKΠΑΙΔΕΥΣΗ ΤΟΥ ΤΑΞΙΝΟΜΗΤΗ

Για την εκπαίδευση του ταξινομητή απλά του περνάμε τις ροπές τις κάθε εικόνας εκπαίδευσης καθώς και των πίνακα που έχει όλες τις ροπές όλων των δειγμάτων εκπαίδευσης. Στο τέλος απλά ελέγχουμε αν η κλάση που μας βγάζει η συνάρτηση είναι ίδια με αυτή που ανήκει η κάθε γνωστή εικόνα των δειγμάτων εκπαίδευσης.

#### **ΣΥΓΚΕΚΡΙΜΈΝΑ:**

```
class1_1=NN_Classifier(hue1_1,pinakas_3_ropwn);
class1_2=NN_Classifier(hue1_2,pinakas_3_ropwn);
class1_3=NN_Classifier(hue1_3,pinakas_3_ropwn);
class1_4=NN_Classifier(hue1_4,pinakas_3_ropwn);
class1_5=NN_Classifier(hue1_5,pinakas_3_ropwn);
class2_1=NN_Classifier(hue2_1,pinakas_3_ropwn);
class2_2=NN_Classifier(hue2_2,pinakas_3_ropwn);
class2_3=NN_Classifier(hue2_3,pinakas_3_ropwn);
class2_4=NN_Classifier(hue2_4,pinakas_3_ropwn);
class2_5=NN_Classifier(hue2_5,pinakas_3_ropwn);
class3_1=NN_Classifier(hue3_1,pinakas_3_ropwn);
class3_2=NN_Classifier(hue3_2,pinakas_3_ropwn);
class3_3=NN_Classifier(hue3_3,pinakas_3_ropwn);
class3_4=NN_Classifier(hue3_4,pinakas_3_ropwn);
class3_5=NN_Classifier(hue3_5,pinakas_3_ropwn);
class3_5=NN_Classifier(hue3_5,pinakas_3_ropwn);
class3_5=NN_Classifier(hue3_5,pinakas_3_ropwn);
```

**ΣΧΟΛΙΑ:** Παρατηρούμε ότι ο ταξινομητής μας εκπαιδεύτηκε σωστά, ταξινόμησε όλες τις εικόνες μας σωστά.

ΕΙΚΟΝΕΣ	ΑΝΗΚΕΙ ΣΤΗΝ ΚΛΑΣΗ	ΤΑΞΙΝΟΜΗΘΗΚΕ ΣΤΗΝ ΚΛΑΣΗ
S1_1	<u>1</u>	<u>1</u>
S1_2	<u>1</u>	<u>1</u>
S1_3	<u>1</u> 1	<u>1</u>
<b>S1_4</b>		<u>1</u>
<b>S1_5</b>	<u>1</u>	<u>1</u>
S2 1	<u>2</u>	<u>2</u>
S2_2 S2_3 S2_4	<u>2</u>	<u>2</u>
S2_3	<u>2</u>	<u>2</u>
<b>S2_4</b>	<u>2</u> <u>2</u>	<u>2</u> <u>2</u>
S2_5	<u>2</u>	<u>2</u>
S3_1	<u>3</u>	<u>3</u>
S2_5 S3_1 S3_2	2 3 3	<u>3</u>
S3_3	<u>3</u>	2 3 3 3
S3_4	<u>3</u>	<u>3</u>
S3_5	<u>3</u>	<u>3</u>

# 

• Πέρα των δειγμάτων εκπαίδευσης πρέπει οι ταξινομητές μας να είναι σε θέση να ταξινομούν οποιαδήποτε τυχαία εικόνα στην σωστή κλάση.

❖Με τη βοήθεια μιας γεννήτριας τυχαίων εικόνων θα εισάγουμε στους ταξινομητές μας 40 τυχαίες εικόνες για ταξινόμηση , και τέλος θα αξιολογήσουμε τους ταξινομητές μας προς την απόδοση.

#### $\triangleright$ EYKAEI $\Delta$ EIO $\Sigma$ TAEINOMHTH $\Sigma$

#### Οι τυχαίες εικόνες προς ταξινόμηση:



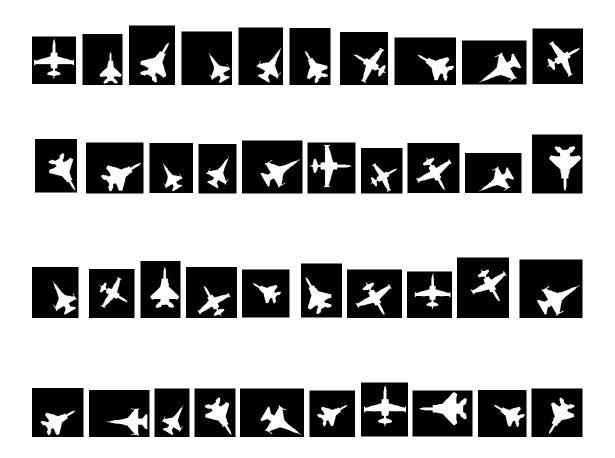
ΕΙΚΟΝΕΣ	ΑΝΗΚΕΙ ΣΤΗΝ ΚΛΑΣΗ	ΤΑΞΙΝΟΜΗΘΗΚΕ ΣΤΗΝ ΚΛΑΣΗ
<u>1</u> <sup>η</sup>	3	3
	2	2
2 <sup>n</sup> 3 <sup>n</sup>	2	2
<u>4</u> <sup>n</sup>	1	1
5 <sup>n</sup>	1	1
6 <sup>n</sup> <u>7</u> <sup>n</sup>	2	2
<u>7</u> <sup>n</sup>	3	3
<u>8</u> <sup>n</sup>	2	2
<u>9</u> n	1	1
<u>10<sup>n</sup></u>	3	3
11 <sup>n</sup>	2	2
<u>12<sup>η</sup></u>	2	2
<u>13<sup>n</sup></u>	1	1
<u>14<sup>n</sup></u>	1	1
<u>15<sup>n</sup></u>	1	1
<u>16<sup>n</sup></u>	3	3
<u>17<sup>n</sup></u>	3	3
<u>18<sup>n</sup></u>	3	3
<u>19<sup>n</sup></u>	1	1
<u>20<sup>n</sup></u>	2	2
<u>21<sup>η</sup></u>	1	1
<u>22<sup>n</sup></u>	3	
<u>23<sup>n</sup></u>	2	3 2
<u>24<sup>n</sup></u>	3	3
<u>25<sup>n</sup></u>	2	2
<u>26<sup>n</sup></u>	2	2
<u>27</u> <sup>n</sup>	3	3
19 <sup>n</sup> 20 <sup>n</sup> 21 <sup>n</sup> 22 <sup>n</sup> 23 <sup>n</sup> 24 <sup>n</sup> 25 <sup>n</sup> 26 <sup>n</sup> 27 <sup>n</sup> 28 <sup>n</sup> 29 <sup>n</sup>	3	3
<u>29<sup>n</sup></u>	3	3

<u>30<sup>n</sup></u>	1	1
<u>31<sup>n</sup></u>	2	2
<u>32<sup>n</sup></u>	1	1
<u>33</u> <sup>n</sup>	1	1
<u>34<sup>n</sup></u>	2	2
<u>35<sup>n</sup></u>	1	1
<u>36<sup>n</sup></u>	2	2
<u>37<sup>n</sup></u>	3	3
<u>38</u> <sup>n</sup>	2	2
32 <sup>n</sup> 33 <sup>n</sup> 34 <sup>n</sup> 35 <sup>n</sup> 36 <sup>n</sup> 37 <sup>n</sup> 38 <sup>n</sup> 39 <sup>n</sup> 40 <sup>n</sup>	2	2
<u>40<sup>n</sup></u>	2	2

**ΣΧΟΛΙΑ:** Παρατηρούμε ότι ο ταξινομητής μας ταξινόμησε σωστά όλες τις τυχαίες εικόνες της γεννήτριας μας .

#### >3-NN TAΞINOMHTHΣ

#### Οι τυχαίες εικόνες προς ταξινόμηση:



ΕΙΚΟΝΕΣ	ΑΝΗΚΕΙ ΣΤΗΝ ΚΛΑΣΗ	ΤΑΞΙΝΟΜΗΘΗΚΕ ΣΤΗΝ ΚΛΑΣΗ
<u>1</u> η	3	3
<b>2</b> <sup>η</sup>	2	2
2 <sup>n</sup> 3 <sup>n</sup>	2	2
<u>4</u> <sup>η</sup>	1	1
	1	1
<u>6</u> η	2	2
<u>7</u> <sup>η</sup>	3	3
5 <sup>n</sup> 6 <sup>n</sup> 7 <sup>n</sup> 8 <sup>n</sup> 9 <sup>n</sup>	2	2
<u>9</u> <sup>n</sup>	1	1
<u>10</u> <sup>η</sup>	3	3
<u>11<sup>η</sup></u>	2	2
12 <sup>n</sup> 13 <sup>n</sup>	2	2
<u>13<sup>η</sup></u>	1	1
14 <sup>η</sup>	1	1
15 <sup>η</sup>	1	1
16 <sup>n</sup> 17 <sup>n</sup>	3	3
<u>17<sup>η</sup></u>	3	3
<u>18<sup>η</sup></u>	3	3
<u>19<sup>n</sup></u>	1	1
<u>20</u> <sup>η</sup>	2	2
<u>21<sup>η</sup></u>	1	1
<u>22<sup>η</sup></u>	3	
<u>23</u> <sup>η</sup>	2	3 2
<u>24<sup>η</sup></u>	3	3
<u>25</u> <sup>η</sup>	2	2
<u>26</u> <sup>η</sup>	2	2
<u>27</u> <sup>η</sup>	3	2 3
19 <sup>n</sup> 20 <sup>n</sup> 21 <sup>n</sup> 22 <sup>n</sup> 23 <sup>n</sup> 24 <sup>n</sup> 25 <sup>n</sup> 26 <sup>n</sup> 27 <sup>n</sup> 28 <sup>n</sup> 29 <sup>n</sup>	3	3
29 <sup>n</sup>	3	3

<u>30</u> <sup>n</sup>	1	1
<u>31<sup>n</sup></u>	2	2
<u>32<sup>n</sup></u>	1	1
<u>33</u> <sup>n</sup>	1	1
<u>34<sup>n</sup></u>	2	2
<u>35<sup>n</sup></u>	1	1
<u>36<sup>n</sup></u>	2	2
<u>37</u> <sup>n</sup>	3	3
<u>38</u> <sup>n</sup>	2	2
32 <sup>η</sup> 33 <sup>η</sup> 34 <sup>η</sup> 35 <sup>η</sup> 36 <sup>η</sup> 37 <sup>η</sup> 38 <sup>η</sup> 39 <sup>η</sup> 40 <sup>η</sup>	2	2
<u>40</u> <sup>n</sup>	2	2

**ΣΧΟΛΙΑ:** Παρατηρούμε ότι ο ταξινομητής μας ταξινόμησε σωστά όλες τις τυχαίες εικόνες της γεννήτριας μας .

# $\frac{A \Xi I O \Lambda O \Gamma H \Sigma H \ T \Omega N}{E \Pi I \Delta O \Sigma E \Omega N \ T \Omega N}$ $\frac{T A \Xi I N O M H T \Omega N}{A \Xi I N O M H T \Omega N}$

♣Σε αυτό το σημείο πρέπει να δούμε πόσο αποδοτικοί είναι οι ταξινομητές μας . Στο πλαίσιο της άσκησης έχουμε 40 δείγματα για ταξινόμηση (test\_set) .

↓ Για να υπολογίσουμε την απόδοση τους θα συγκρίνουμε της επιτυχίες που είχε ο ταξινομητής με την ταξινόμηση , με τις αποτυχίες του

- Επιτυχία: Επιτυχία είναι ο ταξινομητής να ταξινομήσει σωστά την εικόνα.
- Αποτυχία: Αποτυχία είναι ο ταξινομητής να μην ταξινομήσει σωστά την εικόνα.

#### > ΕΥΚΛΙΔΙΟΣ ΤΑΞΙΝΟΜΗΤΗΣ

- Στις 40 εικόνες είχαμε:
  - 40 επιτυχίες
  - 0 αποτυχίες

#### ΕΙΧΕ 100% ΕΠΙΤΥΧΙΑ

#### >3-NN TAΞINOMHTHΣ

- Στις 40 εικόνες είχαμε:
  - 40 επιτυχίες
  - 0 αποτυχίες

#### ΕΙΧΕ 100% ΕΠΙΤΥΧΙΑ

**ΣΧΟΛΙΑ:** Παρατηρούμε ότι οι ταξινομητές μας ,τις 40 εικόνες για testing, τις ταξινόμησαν πλήρως σωστά . Είχαμε 100% απόδοση και στους δυο με μηδέν σφάλματα.

# ΠΑΡΑΡΤΗΜΑ

# $K \Omega \Delta I K E \Sigma \Sigma E MATLAB$

#### > ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΣ ΡΟΠΩΝ

#### **∔** <u>ΠΡΟΓΡΑΜΜΑ ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΥ:</u>

```
function [ ropes f ] = hue( image )
s=size(image);
temp=sum(image);
m00=sum(temp);
m10=0;
m01=0;
for x=1:s(1)
    for y=1:s(2)
         m10=m10+x*image(x,y);
         m01=m01+y*image(x,y);
     end
end
 if m00 \sim = 0
    Xc = m10 / m00;
     Yc = m01 / m00;
else
    return;
end
M02=0;
M20=0:
M11=0;
M12=0;
M2.1=0:
M30=0;
M03=0;
for x = 1 : s(1)
    for y = 1 : s(2)
         M20 = M20 + (x - Xc)^2 * image(x,y);
        M02 = M02 + (y - Yc)^2 * image(x,y);

M11 = M11 + (x - Xc) * (y - Yc) * image(x,y);
         M30 = M30 + (x - Xc)^3 * image(x, y);
         M03 = M03 + (y - Yc)^3 * image(x,y);
         M12 = M12 + (x - Xc) * (y - Yc)^2 * image(x,y);
         M21 = M21 + (x - Xc)^2 * (y - Yc) * image(x,y);
     end
End
N20 = M20 / (m00^2);
N02 = M02 / (m00^2);
N11 = M11 / (m00^2);
N30 = M30 / (m00^2.5);
N03 = M03 / (m00^2.5);
N12 = M12 / (m00^2.5);
N21 = M21 / (m00^2.5);
ropes_f(1) =log(abs( N20 + N02));
ropes f(2) = \log(abs((N20 - N02)^2 + 4 * (N11^2)));
ropes_f(3) = log(abs((N30 - 3*N12)^2 + (3*N21 - N03)^2));
ropes f(4) = log(abs((N30 + N12)^2 + (N21 + N03)^2));
```

```
• ropes_f(5) = log(abs((N30 - 3*N12) * (N30 + N12) * ((N30 + N12)^2 - 3 * (N21 + N03)^2) + (3*N21 - N03) * (N21 + N03) * (3*(N30 + N12)^2 - (N21 + N03)^2)));
• ropes_f(6) = log(abs((N20 - N02) * ((N30 + N12)^2 - (N21 + N03)^2) + 4 * N11 * (N30 + N12) * (N21 + N03)));
• ropes_f(7) = log(abs((3 * N21 - N03) * (N30 + N12) * ((N30 + N12)^2 - 3 * (N21 + N03)^2) + (N30 - 3 * N12) * (N21 + N03) * ((N21 + N03)^2 - 3 * (N30 + N12)^2)));
• end
```

#### > ΔΙΑΒΑΣΜΑ ΕΙΚΟΝΩΝ

#### <mark>∔ΠΡΟΓΡΑΜΜΑ :</mark>

```
pic1_1=imread('S1_1.tif');
hue1_1=hue(pic1_1);
 pic1_2=imread('S1_2.tif');
hue1_2=hue(pic1_2);
pic1_3=imread('S1_3.tif');
hue1_3=hue(pic1_3);
pic1 4=imread('S1 4.tif');
hue1_4=hue(pic1_4);
pic1_5=imread('S1_5.tif');
hue1_5=hue(pic1_5);
 pic2 1=imread('S2 1.tif');
hue2_1=hue(pic2_1);
pic2 2=imread('S2 2.tif');
hue2 2=hue(pic2 2);
pic2_3=imread('S2_3.tif');
hue2_3=hue(pic2_3);
pic2_4=imread('S2 4.tif');
hue2 4=hue(pic2 4);
pic2 5=imread('S2 5.tif');
hue2 5=hue(pic2 5);
pic3 1=imread('S3 1.tif');
hue3_1=hue(pic3_1);
pic3_2=imread('S3_2.tif');
hue3_2=hue(pic3_2);
 pic3 3=imread('S3 3.tif');
hue3_3=hue(pic3_3);
pic3_4=imread('S3_4.tif');
hue3_4=hue(pic3_4);
 pic3 5=imread('S3 5.tif');
hue3_5=hue(pic3_5);
```

#### ➤ ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΣ ΚΕΝΤΡΟΕΙΔΩΝ

#### **Ψ**ΠΡΟΓΡΑΜ<u>ΜΑ ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΥ:</u>

• ropes1 1=hue1 1(1:3); ropes1 2=hue1 2(1:3); ropes1 3=hue1 3(1:3); • ropes1 4=hue1 4(1:3); ropes1 5=hue1 5(1:3); • ropes2\_1=hue2\_1(1:3); • ropes2 2=hue2 2(1:3); ropes2\_3=hue2\_3(1:3); ropes2 4=hue2 4(1:3); ropes2 5=hue2 5(1:3); • ropes3 1=hue3 1(1:3); • ropes3 2=hue3 2(1:3); • ropes3 3=hue3 3(1:3); ropes3 4=hue3 4(1:3); ropes3 5=hue3 5(1:3); • kedroeides 1=[(ropes1 1+ropes1 2+ropes1\_3+ropes1\_4+ ropes1 5)./5]; • kedroeides 2=[(ropes2 1+ropes2 2+ropes2 3+ropes2 4+ ropes2 5)./5]; kedroeides 3=[(ropes3 1+ropes3 2+ropes3 3+ropes3 4+ ropes3 5). $\overline{7}$ 5];

#### ► ∆HMIOYPFIA TAEINOMHTH

#### **<b>4** П<u>РОГРАММА:</u>

```
function [ class ] = Euclidean Classifier(
 image, kedroeides 1, kedroeides \overline{2}, kedroeides 3)
hue of image=hue(image);
x=hue of image(1);
y=hue of image(2);
z=hue_of_image(3);
distance 1=sqrt((x-kedroeides 1(1))^2+(y-
 kedroeides 1(2))^2+(z-kedroeides 1(3))^2;
distance 2=sqrt((x-kedroeides 2(1))^2+(y-
 kedroeides 2(2))^2+(z-kedroeides 2(3))^2;
distance 3=sqrt((x-kedroeides 3(1))^2+(y-
 kedroeides 3(2))^2+(z-kedroeides 3(3))^2;
 if distance_2<distance_1 && distance_2<distance_3</pre>
     class=2;
 else if distance_3<distance_1 && distance_3<distance_2</pre>
         class=3;
     else
         class=1;
     end
 end
 end
```

#### **ΣΕΚΠΑΙΔΕΥΣΗ ΤΟΥ ΤΑΞΙΝΟΜΗΤΗ**

#### **4** ПРОГРАММА:

```
class1_1=Euclidean_Classifier(pic1_1, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class1_2=Euclidean_Classifier(pic1_2, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class1_3=Euclidean_Classifier(pic1_3, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class1_4=Euclidean_Classifier(pic1_4, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class1_5=Euclidean_Classifier(pic1_5, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class2_1=Euclidean_Classifier(pic2_1, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class2_2=Euclidean_Classifier(pic2_2, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class2_3=Euclidean_Classifier(pic2_3, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class2_4=Euclidean_Classifier(pic2_4, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class2_5=Euclidean_Classifier(pic2_5, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class3_1=Euclidean_Classifier(pic3_1, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class3_2=Euclidean_Classifier(pic3_2, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class3_3=Euclidean_Classifier(pic3_3, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class3_3=Euclidean_Classifier(pic3_3, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class3_4=Euclidean_Classifier(pic3_4, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
class3_5=Euclidean_Classifier(pic3_5, kedroeides_1, kedroeides_2, kedroeides_3);
```

#### ► ∆HMIOYPFIA TAEINOMHTH

## <mark>∔</mark> ΠΡ<u>ΟΓΡΑΜΜΑ:</u>

```
function [ class ] = NN Classifier( hue image, hue matrix )
      x=hue_image(1);
      y=hue image(2);
   z=hue image(3);
   distance(1)=\operatorname{sgrt}((x-\operatorname{hue\ matrix}(1,1))^2+(y-\operatorname{hue\ matrix}(1,2))^2+(z-\operatorname{hue\ matrix}(1,2)
   hue matrix(1,3))^2;
pointer(1)=1;
   distance(2)=\operatorname{sqrt}((x-\operatorname{hue\ matrix}(2,1))^2+(y-\operatorname{hue\ matrix}(2,2))^2+(z-\operatorname{hue\ matrix}(2,2)
   hue matrix(2,3))^2;
   pointer(2)=1;
   distance(3) = sqrt((x-hue_matrix(3,1))^2 + (y-hue_matrix(3,2))^2 + (z-hue_matrix(3,2))^2 + (z-hue_ma
    hue matrix(3,3))^2;
    pointer(3)=1;
   distance (4) = sqrt((x-hue matrix(4,1))^2+(y-hue matrix(4,2))^2+(z-hue matrix(4,2))
   hue matrix(4,3))^2;
   pointer(4)=1;
    distance(5)=\operatorname{sqrt}((x-\text{hue matrix}(5,1))^2+(y-\text{hue matrix}(5,2))^2+(z-\text{hue matrix}(5,2))^2+(y-\text{hue matrix}(5,2))^2
   hue matrix(5,3))^2;
   pointer(5)=1;
   distance(6) = sqrt((x-hue_matrix(6,1))^2+(y-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(z-hue_matrix(6,2))^2+(
    hue matrix(6,3))^2;
    pointer(6)=2;
   distance (7) = sqrt((x-hue_matrix(7,1))^2+(y-hue_matrix(7,2))^2+(z-hue_matrix(7,2))^2
   hue matrix(7,3))^2;
   pointer(7)=2;
    distance(8)=\operatorname{sqrt}((x-\text{hue matrix}(8,1))^2+(y-\text{hue matrix}(8,2))^2+(z-\text{hue matrix}(8,2))^2
   hue matrix(8,3))^2;
   pointer(8)=2;
   distance(9)=\operatorname{sqrt}((x-\operatorname{hue\ matrix}(9,1))^2+(y-\operatorname{hue\ matrix}(9,2))^2+(z-\operatorname{hue\ matrix}(9,2)
    hue matrix(9,3))^2;
    pointer(9)=2;
   distance(10) = sqrt((x-hue_matrix(10,1))^2+(y-
   hue matrix(10,2))^2+(z-hue matrix(10,3))^2;
   pointer(10)=2;
    distance(11) = sqrt((x-hue matrix(11,1))^2+(y-
    hue_matrix(11,2))^2+(z-hue_matrix(11,3))^2;
   pointer(11)=3;
    distance(12) = sqrt((x-hue matrix(12,1))^2+(y-
    hue matrix (12,2)) ^2+(z-hue matrix (12,3)) ^2);
    pointer(12)=3;
   distance(13) = sqrt((x-hue matrix(13,1))^2 + (y-
   hue matrix (13,2)) ^2+(z-hue matrix (13,3)) ^2);
   pointer (13) = 3;
    distance(14)=sqrt((x-hue matrix(14,1))^2+(y-
    hue_matrix(14,2))^2+(z-hue_matrix(14,3))^2;
   pointer(14)=3;
    distance(15)=sqrt((x-hue matrix(15,1))^2+(y-
    hue matrix (15, 2)) ^2+(z-hue matrix (15, 3)) ^2);
    pointer(15)=3;
      for i=2:15
                                               for j=15:-1:i
                                                                                         if distance(j-1)>distance(j)
                                                                                                                                  temp dist=distance(j-1);
                                                                                                                                    temp pointer=pointer(j-1);
                                                                                                                                  distance(j-1) = distance(j);
                                                                                                                                  pointer(j-1) = pointer(j);
                                                                                                                                  distance(j)=temp_dist;
                                                                                                                                  pointer(j)=temp_pointer;
                                                                                         end
                                               end
      end
      class_1=0;
      class 2=0;
```

```
class 3=0;
for i=1:3
    if pointer(i) ==1
        class 1=class 1+1;
    if pointer(i) == 2
        class 2=class 2+1;
    if pointer(i) == 3
        class 3=class 3+1;
end
if class_1>class_2
   if class 1>class 3
        class=1;
    else
        class=3;
    end
else
    if class_2>class_3
        class=2;
       class=3;
    end
end
end
```

#### **ΣΕΚΠΑΙΔΕΥΣΗ ΤΟΥ ΤΑΞΙΝΟΜΗΤΗ**

#### **∔**ΠΡΟΓΡΑΜΜΑ:

```
pinakas 3 ropwn=[ropes1 1 ;ropes1 2 ;ropes1 3
;ropes1 4 ;ropes1 5;ropes2 1; ropes2 2 ;ropes2 3
;ropes2 4 ;ropes2 5 ; ropes3 1 ;ropes3 2
;ropes3 3;ropes3 4 ;ropes3 5];
class1 1=NN Classifier(hue1 1,pinakas 3 ropwn);
class1 2=NN Classifier(hue1 2,pinakas 3 ropwn);
class1 3=NN Classifier(hue1 3,pinakas 3 ropwn);
class1 4=NN Classifier(hue1 4,pinakas 3 ropwn);
class1 5=NN Classifier(hue1 5,pinakas 3 ropwn);
class2 1=NN Classifier(hue2 1, pinakas 3 ropwn);
class2_2=NN_Classifier(hue2_2,pinakas_3_ropwn);
class2 3=NN Classifier(hue2 3,pinakas 3 ropwn);
class2 4=NN Classifier(hue2 4,pinakas 3 ropwn);
class2 5=NN Classifier(hue2 5,pinakas 3 ropwn);
class3 1=NN Classifier(hue3 1,pinakas 3 ropwn);
class3 2=NN Classifier(hue3 2,pinakas 3 ropwn);
class3 3=NN Classifier(hue3 3,pinakas 3 ropwn);
class3 4=NN Classifier(hue3 4,pinakas 3 ropwn);
class3 5=NN Classifier(hue3 5,pinakas 3 ropwn);
```

#### > ΤΑΞΙΝΟΜΗΣΗ ΤΥΧΑΙΩΝ ΔΕΙΓΜΑΤΩΝ

- pic0=imread('photo0.tif');
- pic0=double(pic0)/255;
- hue0=hue(pic0);
- pic1=imread('photo1.tif');
- pic1=double(pic1)/255;
- hue1=hue(pic1);
- pic2=imread('photo2.tif');
- pic2=double(pic2)/255;
- hue2=hue(pic2);
- pic3=imread('photo3.tif');
- pic3=double(pic3)/255;
- hue3=hue(pic3);
- pic4=imread('photo4.tif');
- pic4=double(pic4)/255;
- hue4=hue(pic4);
- pic5=imread('photo5.tif');
- pic5=double(pic5)/255;
- hue5=hue(pic5);
- pic6=imread('photo6.tif');
- pic6=double(pic6)/255;
- hue6=hue(pic6);
- pic7=imread('photo7.tif');
- pic7=double(pic7)/255;
- hue7=hue(pic7);
- pic8=imread('photo8.tif');
- pic8=double(pic8)/255;
- hue8=hue(pic8);
- pic9=imread('photo9.tif');
- pic9=double(pic9)/255;
- hue9=hue(pic9);
- %...... ΟΜΟΙΑ ΓΙΑ ΤΙΣ ΥΠΟΛΟΙΠΕΣ ΕΙΚΟΝΕΣ
- class0=Euclidean\_Classifier(pic0,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);
- class1=Euclidean\_Classifier(pic1,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);
- class2=Euclidean\_Classifier(pic2,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);
- class3=Euclidean\_Classifier(pic3,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3):
- class4=Euclidean\_Classifier(pic4,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);

- class5=Euclidean\_Classifier(pic5,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);
- class6=Euclidean\_Classifier(pic6,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);
- class7=Euclidean\_Classifier(pic7,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);
- class8=Euclidean\_Classifier(pic8,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);
- class9=Euclidean\_Classifier(pic9,kedroeides\_1,kedroeides\_2,kedroeides\_3);
- class0=NN\_Classifier(hue0,pinakas\_3\_ropwn);
- class1=NN\_Classifier(hue1,pinakas\_3\_ropwn);
- class2=NN\_Classifier(hue2,pinakas\_3\_ropwn);
- class3=NN\_Classifier(hue3,pinakas\_3\_ropwn);
- class4=NN\_Classifier(hue4,pinakas\_3\_ropwn);
- class5=NN\_Classifier(hue5,pinakas\_3\_ropwn);
- class6=NN\_Classifier(hue6,pinakas\_3\_ropwn);
- class7=NN Classifier(hue7,pinakas 3 ropwn);
- class8=NN\_Classifier(hue8,pinakas\_3\_ropwn);
- class9=NN\_Classifier(hue9,pinakas\_3\_ropwn);