# ΕΞΟΡΥΞΗ ΔΕΔΟΜΕΝΩΝ

Εργασία 2

#### ΠΑΝΤΕΛΕΗΜΩΝ ΠΡΩΙΟΣ

ice18390023 7<br/>o Εξάμηνο<br/>ice18390023@uniwa.gr

Τμήμα Τρίτης 9:00-13:00



# ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ ΔΥΤΙΚΉΣ ΑΤΤΙΚΉΣ UNIVERSITY OF WEST ATTICA

# Υπεύθυνοι καθηγητές

ΠΑΡΙΣ ΜΑΣΤΟΡΟΚΩΣΤΑΣ

Τμήμα Μηχανικών και Πληροφορικής Υπολογιστών 18 Δεκεμβρίου 2021

## Περιεχόμενα

1	Προεπεξεργασία δεδομένων			
	1.1	Υπολογισμός παραδείγματος 1.7	1	
	1.2	Υπολογισμός παραδείγματος 1.8	5	
2	Μέτρα απόστασης			
	2.1	Ευκλείδεια απόσταση και των τεσσάρων στηλών	10	
	2.2	Υπολογισμός αποστάσεων για συνδυασμό στηλών	12	
Κα	ώδιι	κες		
	1.1	Script παραδείγματος 1.7	3	
	1.2	Linear Transformation	5	
	1.3	Z-score Transformation	5	
	1.4	Script παραδείγματος 1.8 των δεδομένων data	6	
	1.5	Script παραδείγματος 1.8 των δεδομένων iris	6	
	2.1	Script υπολογισμού αποστάσεων	11	
	2.2	Script υπολογισμού αποστάσεων για διάφορους συνδυασμούς χαρακτηριστικών	21	
Ko	χτά	λογος σχημάτων		
	1.1	Καθαρισμός δεδομένων με διαγραφή γραμμών	2	
	1.2	Καθαρισμός δεδομένων με διαγραφή στηλών	2	
	1.3	Καθαρισμός δεδομένων με αντικατάσταση του μηδενός	3	
	1.4	Εμφάνιση των 2 πρώτον στηλών των δεδομένων με καθαρισμό αντικατάστα-		
		σης σε μέση τιμή	3	
	1.5	Μετασχηματισμένα δεδομένα	6	
	1.6	Μήκος σέπαλου	8	
	1.7	Πλάτος σέπαλου	8	
	1.8	Μήκος πετάλου	9	
	1.9	Πλάτος πεταλου	9	
	2.1	Ευκλείδεια απόσταση της πρώτης παρατήρησης	10	
	2.2	Euclidean, City block και Mahalanobis αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης	11	
	2.3	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και δεύτερο χαρακτηριστικό	12	
	2.4	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και δεύτερο χαρακτηρι-		
		στικό σε σύγκριση και με τα τέσσερα	13	
	2.5	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και τρίτο χαρακτηριστικό	14	
	2.6	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και τρίτο χαρακτηριστικό		
		σε σύγκριση και με τα τέσσερα	15	
	2.7	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για τρίτο και τέταρτο χαρακτηριστικό	16	
	2.8	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για τρίτο και τέταρτο χαρακτηριστικό		
		σε σύγκριση και με τα τέσσερα	17	

2.9	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο, δεύτερο και τρίτο χαρα-	
	κτηριστικό	18
2.10	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο, δεύτερο και τρίτο χαρα-	
	κτηριστικό σε σύγκριση και με τα τέσσερα	19
2.11	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο, δεύτερο και τέταρτο χα-	
	ρακτηριστικό	20
2.12	Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και τέταρτο χαρακτηρι-	
	στικό σε σύγκριση και με τα τέσσερα	21

## 1 Προεπεξεργασία δεδομένων

Τα δεδομένα χρειάζονται πριν την επεξεργασία τους πρέπει να **καθαριστούν**. Για το παράδειγμα 1.7 έχει χρησιμοποιηθεί ο τυχαίος πίνακας με NaNs irisV, ο οποίος βρίσκεται στο αρχείο matlab.mat.

#### 1.1 Υπολογισμός παραδείγματος 1.7

To script 1.1 υλοποιεί:

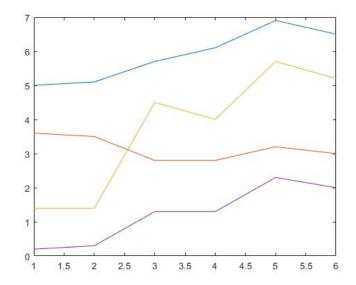
- 1. διαγραφή των γραμμών με NaNs
- 2. διαγραφή των στηλών με NaNs
- 3. αντικατάσταση NaNs με 0
- 4. αντικατάσταση των NaNs με την μέση τιμή της στήλης

Επειδή, η πιθανότητα αντικατάστασης των αρχικών τιμών με κάποια NaN ήταν αρκετά μεγάλη, οι γραμμές που παρέμειναν μετά την διαγραφή ήταν ελάχιστες όπως φαίνεται στην εικόνα 1.1.

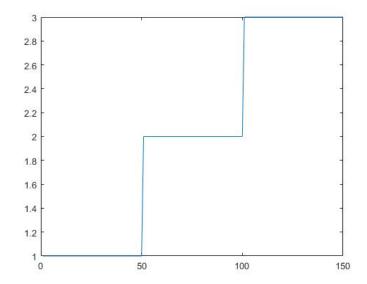
Στις 4 στήλες, πάντα θα υπάρχει τουλάχιστον ένα NaN, έτσι ώστε αυτός ο τρόπος να είναι άχρηστος. Βλέπουμε στο σχήμα 1.2, πως μόνο η στήλη 5 εμφανίζεται, η οποία δεν πειράχθηκε με NaN, όμως δεν χρησιμεύει κάπου.

Η αντικατάσταση με τα ελλειπή δεδομένα σε 0, είναι γεμάτα θόρυβο με αποτέλεσμα να μην μπορεί να βγει κάποιο πόρισμα (εικ. 1.3).

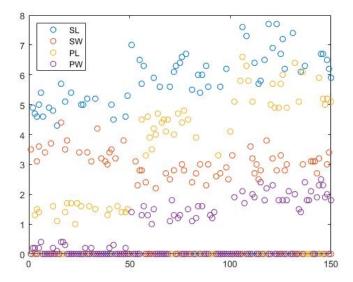
Η αντικατάσταση των NaN με την μέση τιμή της στήλης, είναι ποίο όμορφη οπτικά και ταυτόχρονα χρήσιμη διότι δεν αχρηστεύονται οι υπόλοιπες στήλες. Στο σχήμα 1.4 ο άξονας Χ αντιστοιχεί στο μήκος πετάλου και ο άξονας Υ στο πλάτος πετάλου.



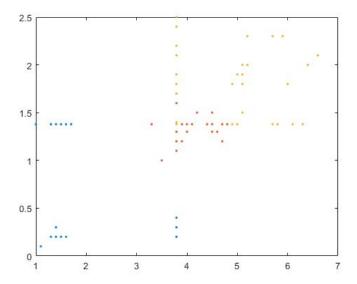
Σχήμα 1.1: Καθαρισμός δεδομένων με διαγραφή γραμμών



Σχήμα 1.2: Καθαρισμός δεδομένων με διαγραφή στηλών



Σχήμα 1.3: Καθαρισμός δεδομένων με αντικατάσταση του μηδενός



Σχήμα 1.4: Εμφάνιση των 2 πρώτον στηλών των δεδομένων με καθαρισμό αντικατάστασης σε μέση τιμή

```
load iris.dat
p=0.60;
irisV=iris;
```

```
5 [ro,~]=size(iris);
6 r1=randperm(ro);
7 irisV(r1(1:p*ro),1)=NaN;
8 r1=randperm(ro);
9 irisV(r1(1:p*ro),2)=NaN;
10 r1=randperm(ro);
irisV(r1(1:p*ro),3)=NaN;
12 r1=randperm(ro);
irisV(r1(1:p*ro),4)=NaN;
% 1) delete rows
data = irisV;
17 data(any(isnan(data),2),:) = [];
18 figure();
19 plot(data(:,1:4))
% 2) delete columns
22 data = irisV;
23 data(:,any(isnan(data),1)) = [];
24 figure();
plot(data)
26
27 % 3) NaN -> 0
28 data = irisV;
29 notNaN = ~isnan(data);
data(\simnotNaN) = 0;
31 figure();
32 plot(data(:,1:4),'o');
33 legend('SL','SW','PL','PW','Location','NorthWest')
% 4) NaN -> mean of column
data = irisV;
notNaN = ~isnan(data);
data(\simnotNaN) = 0;
39 totalNo = sum(notNaN);
40 columnTot = sum(data);
colMean = columnTot./totalNo;
for i = 1:length(colMean)
     data(find(notNaN(:,i)==0),i)=colMean(i);
44
  end
45
47 figure();
<sup>48</sup> plot([data(1:50,3),data(51:100,3),data(101:150,3)],...
49 [data(1:50,4),data(51:100,4),data(101:150,4)],'.')
```

Κώδικας 1.1: Script παραδείγματος 1.7

#### 1.2 Υπολογισμός παραδείγματος 1.8

Η συνάρτηση linear transform (κώδικας 1.2), μετασχηματίζει τα δεδομένα σαν την minmax, όπου ως νέο max είναι το 1 και ως νέο min είναι το 0 και για αυτό παραλείπονται. Ακόμα, η επόμενη συνάρτηση που μετασχηματίζει τα δεδομένα, είναι η z-score (κώδικας 1.3), η οποία επειδή ακολουθεί την κανονική κατανομή συνήθως οι τιμές τις διακυμαίνονται μεταξύ του -3 έως 3 και με σπάνιες περιπτώσεις σε μεγαλύτερα νούμερα κατά απόλυτη τιμή.

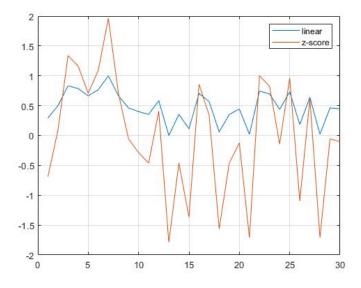
```
function yV = LinearTransform(xV)
xV = xV(:);
xmin = min(xV);
xmax = max(xV);
d = xmax - xmin;
yV = (xV - xmin) / d;
end
```

Κώδικας 1.2: Linear Transformation

```
function yV = zscoreTransform(xV)
z xV = xV(:);
mx = mean(xV);
xsd = std(xV);
yV = (xV - mx) / xsd;
end
```

Κώδικας 1.3: Z-score Transformation

Τα κανονικοποιημένα δεδομένα (εικ. 1.5), έχουν την ίδια ακριβώς γραφική παράσταση μεταξύ τους και σε σύγκριση με τα πρωταρχικά δεδομένα. Η διαφορά τους όμως είναι οι τιμές του άξονα Υ. Επίσης, στον γραμμικό μετασχηματισμό, είναι πολύ εύκολο να αναγνωρίσεις την μεγαλύτερη και την μικρότερη τιμή, διότι σίγουρα θα είναι 1 και 0 αντίστοιχα.



Σχήμα 1.5: Μετασχηματισμένα δεδομένα

```
1 data = [
      -0.3999
                -0.2625
                           -1.0106
       0.069
                0.2573
                          0.6145
      0.8156
                -1.0565
                           0.5077
      0.7119
                -0.2625
                           -0.0708
      0.4376
                -0.8051
                           0.5913
      0.6686
                0.5287
                          -0.6436
                 0.2193
      1.1908
                           0.3803
      0.4376
                -0.9219
                           -1.0091
10
      -0.0198
                -0.2625
                           -0.0195
11
      -0.1567
                -0.0592
                           -0.0482];
12
13
linearT = LinearTransform(data);
zscoreT = zscoreTransform(data);
  plot(linearT)
17
18 hold on;
plot(zscoreT)
legend('linear','z-score')
21 grid on;
```

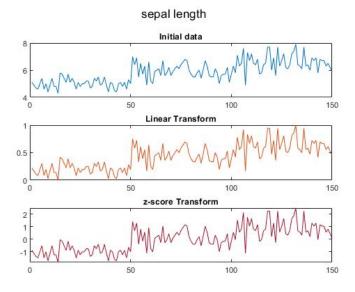
Κώδικας 1.4: Script παραδείγματος 1.8 των δεδομένων data

Το script 1.5 χρησιμοποιεί τους μετασχηματισμούς linear και z-score, στις πρώτες τέσσερις στήλες των δεδομένων iris. Με τον z-score μετασχηματισμό, είναι ποίο εύκολο να διακρίνουμε ακραία δεδομένα, όπως το δέκατο έκτο (16) για πλάτος πετάλου.

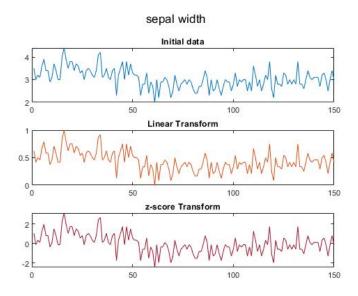
load iris.dat

```
s linearDataset = [LinearTransform(iris(:,1)),...
     LinearTransform(iris(:,2)),...
     LinearTransform(iris(:,3)),...
     LinearTransform(iris(:,4))];
 g zscoreDataset = [zscoreTransform(iris(:,1)),...
     zscoreTransform(iris(:,2)),...
10
     zscoreTransform(iris(:,3)),...
11
     zscoreTransform(iris(:,4))];
13
characteristics = {'sepal length','sepal width',...
      'petal length', 'petal width'};
15
16
   for i=1:4
     figure();
18
     subplot(3,1,1);
19
     plot(iris(:,i));
     title('Initial data');
21
     subplot(3,1,2);
23
     plot(linearDataset(:,i),'color','#D95319');
25
     title('Linear Transform');
26
     subplot(3,1,3);
27
     plot(zscoreDataset(:,i),'color','#A2142F');
     title('z-score Transform');
29
30
     sgtitle(characteristics{i})
31
```

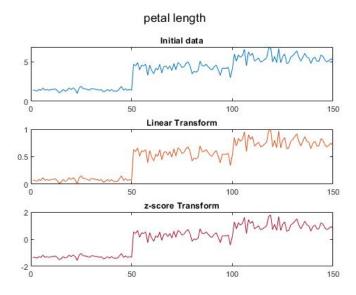
Κώδικας 1.5: Script παραδείγματος 1.8 των δεδομένων iris



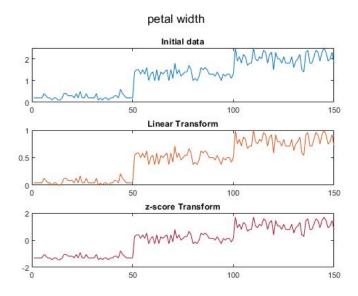
Σχήμα 1.6: Μήκος σέπαλου



Σχήμα 1.7: Πλάτος σέπαλου



Σχήμα 1.8: Μήκος πετάλου



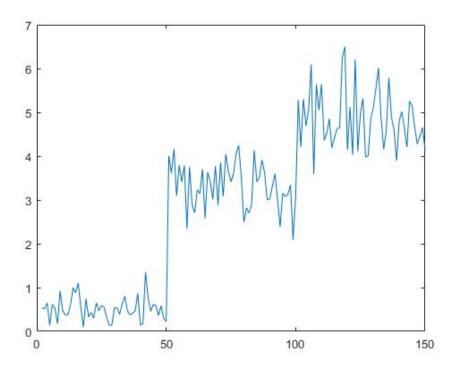
Σχήμα 1.9: Πλάτος πεταλου

## 2 Μέτρα απόστασης

Υπολογισμός των αποστάσεων των δεδομένων Iris για Euclidean, Mahalanobis και City block.

#### 2.1 Ευκλείδεια απόσταση και των τεσσάρων στηλών

Με την χρήση του script 2.1, υπολογίζουμε την ευκλείδεια απόσταση και για τα τέσσερα χαρακτηριστικά, εμφανίζουμε την γραφική παράσταση της απόστασης της πρώτης γραμμής σε σύγκριση με τις υπόλοιπες.

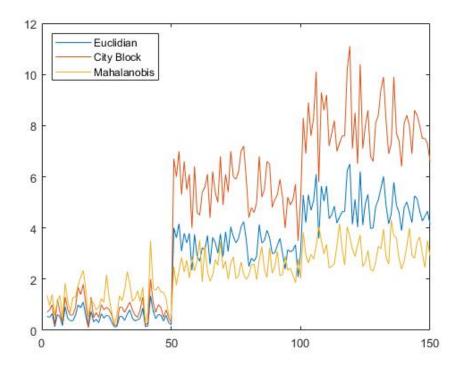


Σχήμα 2.1: Ευκλείδεια απόσταση της πρώτης παρατήρησης

Εν συνεχεία, το script 2.1 υπολογίζει για απόσταση City block και για Mahalanobis.

Από τα σχήματα 2.6 και 2.8, διαπιστώνουμε πως είναι αρκετά μόνο 2 χαρακτηριστικά, έτσι ώστε να βγάλουμε ένα αντίστοιχο πόρισμα. Τα πρώτα 49 στοιχεία είναι σχεδόν εκμηδενισμένα και στα δύο σχήματα για τις μετρικές euclidian και city block, ενώ για τα υπόλοιπα 100 είναι εμφανές η διαφορά μεταξύ τους.

Στο συγκεκριμένο παράδειγμα, η χειρότερη περίπτωση επιλογής αποστάσεων, είναι η Mahalanobis. Ο καλύτερος τρόπος υπολογισμού απόστασης, είναι από την ευκλείδεια. Ωστόσο, η city block είναι και αυτή αρκετά καλή για το συγκεκριμένο παράδειγμα, όμως όχι τόσο όσο η ευκλείδεια. Με την ευκλείδεια, είναι ποίο εμφανείς η διαφορά του τύπου λουλουδιού.



Σχήμα 2.2: Euclidean, City block και Mahalanobis αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης

```
load iris.dat
 data = iris(:,1:4);
5 % 2.α
6 D1 = pdist(data);
 7 Z1 = squareform(D1);
9 % 2.β
figure();
plot([2:150],Z1(1,2:150));
12
13 % 2.γ
D2 = pdist(data,'cityblock');
Z2 = squareform(D2);
C = cov(data);
D3 = pdist(data, 'mahalanobis', C);
  Z3 = squareform(D3);
21 figure();
plot([2:150],Z1(1,2:150));
23 hold on;
```

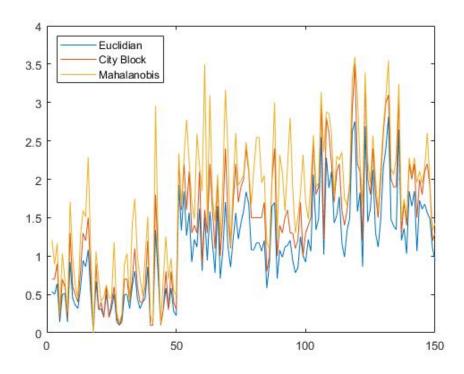
```
plot([2:150],Z2(1,2:150));
hold on;
plot([2:150],Z3(1,2:150));
legend('Euclidian','City Block','Mahalanobis',...
'Location','NorthWest');
```

Κώδικας 2.1: Script υπολογισμού αποστάσεων

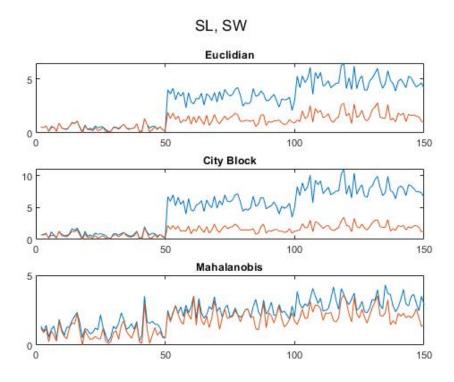
#### 2.2 Υπολογισμός αποστάσεων για συνδυασμό στηλών

Με την χρήση του script 2.2 υπολογίζουμε τους συνδυασμούς:

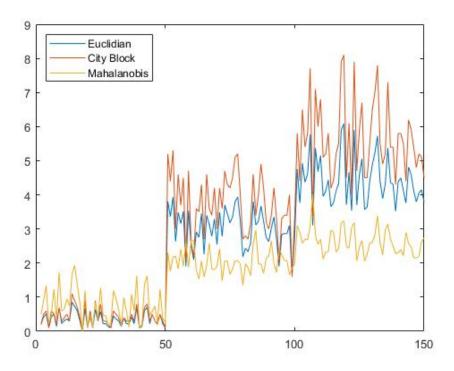
- πρώτο και δεύτερο χαρακτηριστικό
- πρώτο και τρίτο χαρακτηριστικό
- τρίτο και τέταρτο χαρακτηριστικό
- πρώτο, δεύτερο και τρίτο χαρακτηριστικό
- πρώτο, δεύτερο και τέταρτο χαρακτηριστικό



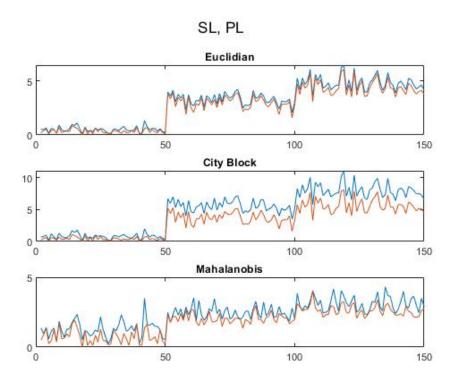
Σχήμα 2.3: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και δεύτερο χαρακτηριστικό



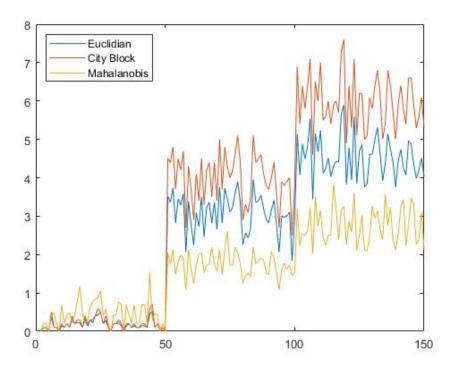
Σχήμα 2.4: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και δεύτερο χαρακτηριστικό σε σύγκριση και με τα τέσσερα



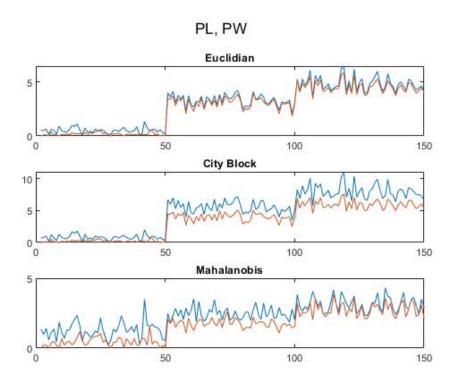
Σχήμα 2.5: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και τρίτο χαρακτηριστικό



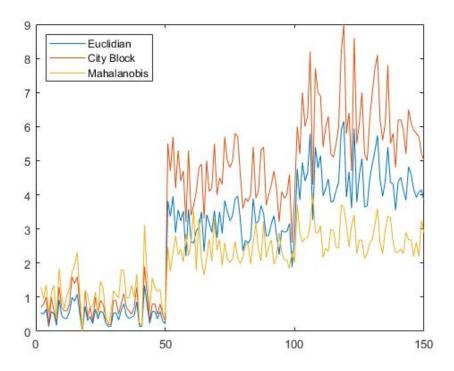
Σχήμα 2.6: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και τρίτο χαρακτηριστικό σε σύγκριση και με τα τέσσερα



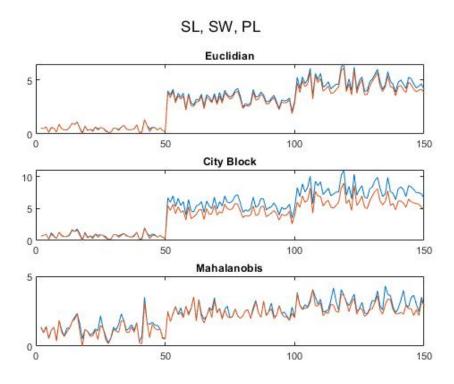
Σχήμα 2.7: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για τρίτο και τέταρτο χαρακτηριστικό



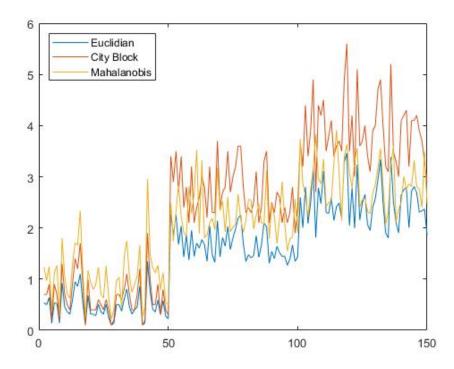
Σχήμα 2.8: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για τρίτο και τέταρτο χαρακτηριστικό σε σύγκριση και με τα τέσσερα



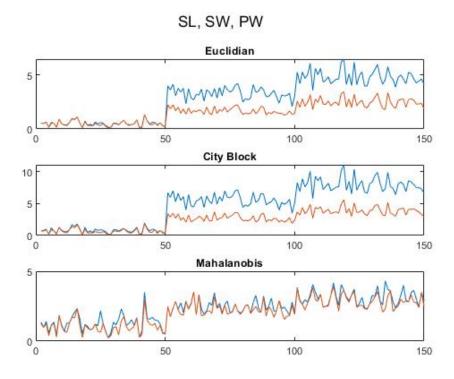
Σχήμα 2.9: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο, δεύτερο και τρίτο χαρακτηριστικό



Σχήμα 2.10: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο, δεύτερο και τρίτο χαρακτηριστικό σε σύγκριση και με τα τέσσερα



Σχήμα 2.11: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο, δεύτερο και τέταρτο χαρακτηριστικό



Σχήμα 2.12: Αποστάσεις της πρώτης παρατήρησης για πρώτο και τέταρτο χαρακτηριστικό σε σύγκριση και με τα τέσσερα

```
load iris.dat

data = iris(:,1:4);

D1 = pdist(data);
Z1 = squareform(D1);

D2 = pdist(data,'cityblock');
Z2 = squareform(D2);

C = cov(data);
D3 = pdist(data,'mahalanobis',C);
Z3 = squareform(D3);

data = iris(:,1:2);

D11 = pdist(data);
Z11 = squareform(D11);
```

```
D22 = pdist(data,'cityblock');
Z22 = squareform(D22);
C = cov(data);
D33 = pdist(data, 'mahalanobis', C);
Z33 = squareform(D33);
29 figure();
30 plot([2:150],Z11(1,2:150));
31 hold on;
32 plot([2:150],Z22(1,2:150));
33 hold on;
34 plot([2:150],Z33(1,2:150));
35 legend('Euclidian','City Block','Mahalanobis',...
     'Location','NorthWest');
38 figure();
39 subplot(3,1,1);
40 plot([2:150],Z1(1,2:150));
41 hold on;
42 plot([2:150],Z11(1,2:150));
43 title('Euclidian');
45 subplot(3,1,2);
46 plot([2:150],Z2(1,2:150));
47 hold on;
48 plot([2:150],Z22(1,2:150));
49 title('City Block');
51 subplot(3,1,3);
52 plot([2:150],Z3(1,2:150));
53 hold on;
54 plot([2:150],Z33(1,2:150));
title('Mahalanobis');
57 sgtitle('SL, SW');
58
59 % 2.ε
62 data = [iris(:,1),iris(:,3)];
D11 = pdist(data);
<sup>65</sup> Z11 = squareform(D11);
D22 = pdist(data,'cityblock');
Z22 = squareform(D22);
C = cov(data);
```

```
D33 = pdist(data, 'mahalanobis', C);
Z33 = squareform(D33);
74 figure();
75 plot([2:150],Z11(1,2:150));
76 hold on;
77 plot([2:150],Z22(1,2:150));
78 hold on;
79 plot([2:150],Z33(1,2:150));
80 legend('Euclidian','City Block','Mahalanobis',...
     'Location','NorthWest');
83 figure();
84 subplot(3,1,1);
85 plot([2:150],Z1(1,2:150));
86 hold on;
87 plot([2:150],Z11(1,2:150));
88 title('Euclidian');
90 subplot(3,1,2);
91 plot([2:150],Z2(1,2:150));
92 hold on;
93 plot([2:150],Z22(1,2:150));
94 title('City Block');
96 subplot(3,1,3);
   plot([2:150],Z3(1,2:150));
   hold on;
   plot([2:150],Z33(1,2:150));
   title('Mahalanobis');
   sgtitle('SL, PL');
102
103
104
105 % 3 4
106 data = iris(:,3:4);
108 D11 = pdist(data);
   Z11 = squareform(D11);
   D22 = pdist(data,'cityblock');
   Z22 = squareform(D22);
C = cov(data);
D33 = pdist(data, 'mahalanobis', C);
   Z33 = squareform(D33);
118 figure();
plot([2:150],Z11(1,2:150));
```

24

```
120 hold on;
plot([2:150],Z22(1,2:150));
122 hold on;
   plot([2:150],Z33(1,2:150));
   legend('Euclidian','City Block','Mahalanobis',...
      'Location','NorthWest');
126
   figure();
   subplot(3,1,1);
   plot([2:150],Z1(1,2:150));
   hold on;
   plot([2:150],Z11(1,2:150));
131
   title('Euclidian');
132
134 subplot(3,1,2);
plot([2:150],Z2(1,2:150));
136 hold on;
   plot([2:150],Z22(1,2:150));
   title('City Block');
   subplot(3,1,3);
140
   plot([2:150],Z3(1,2:150));
hold on;
   plot([2:150],Z33(1,2:150));
   title('Mahalanobis');
145
   sgtitle('PL, PW');
146
147
   % 1 2 3
148
   data = iris(:,1:3);
   D11 = pdist(data);
Z11 = squareform(D11);
D22 = pdist(data,'cityblock');
   Z22 = squareform(D22);
155
156
   C = cov(data);
   D33 = pdist(data, 'mahalanobis', C);
   Z33 = squareform(D33);
159
   figure();
   plot([2:150],Z11(1,2:150));
162
hold on;
164 plot([2:150],Z22(1,2:150));
165 hold on;
166 plot([2:150],Z33(1,2:150));
legend('Euclidian','City Block','Mahalanobis',...
    'Location','NorthWest');
```

```
169
170 figure();
171 subplot(3,1,1);
plot([2:150],Z1(1,2:150));
173 hold on;
plot([2:150],Z11(1,2:150));
   title('Euclidian');
   subplot(3,1,2);
   plot([2:150],Z2(1,2:150));
   hold on;
   plot([2:150],Z22(1,2:150));
   title('City Block');
182
183 subplot(3,1,3);
plot([2:150],Z3(1,2:150));
185 hold on;
   plot([2:150],Z33(1,2:150));
   title('Mahalanobis');
   sgtitle('SL, SW, PL');
189
190
   % 1 2 4
   data = [iris(:,1:2),iris(:,4)];
   D11 = pdist(data);
   Z11 = squareform(D11);
   D22 = pdist(data,'cityblock');
   Z22 = squareform(D22);
   C = cov(data);
200
D33 = pdist(data, 'mahalanobis', C);
   Z33 = squareform(D33);
   figure();
   plot([2:150],Z11(1,2:150));
   hold on;
   plot([2:150],Z22(1,2:150));
   hold on;
   plot([2:150],Z33(1,2:150));
   legend('Euclidian','City Block','Mahalanobis',...
     'Location','NorthWest');
213 figure();
214 subplot(3,1,1);
plot([2:150],Z1(1,2:150));
216 hold on;
plot([2:150],Z11(1,2:150));
```

```
title('Euclidian');

subplot(3,1,2);

plot([2:150],Z2(1,2:150));

hold on;

subplot(3,1,3);

plot([2:150],Z3(1,2:150));

title('City Block');

subplot(3,1,3);

plot([2:150],Z3(1,2:150));

hold on;

plot([2:150],Z3(1,2:150));

title('Mahalanobis');

sgtitle('SL, SW, PW');
```

Κώδικας 2.2: Script υπολογισμού αποστάσεων για διάφορους συνδυασμούς χαρακτηριστικών