



ΧΑΡΟΚΟΠΕΙΟ ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ  
HAROKOPIO UNIVERSITY

# Εργασία Προσομοίωσης Συστημάτων Λήψης Αποφάσεων σε Octave

ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ ΛΗΨΗΣ ΑΠΟΦΑΣΕΩΝ

Νίκος Γουρνάκης, it22023  
Θεόδωρος Νιάρχος, it22074  
Θεοφάνης Παναγιώτης Τηληγάδας, it22103

20 Μαΐου, 2024

## Σημειώσεις

Τα ερωτήματα β και γ έχουν δικά τους αρχεία octave τα οποία αναφέρονται στην εκαστοτε ενότητα. Υπάρχουν και άλλα αρχεία τα οποία περιεχουν συναρτησεις χρησιμες/απαραιτητες για την εκτελεση των αρχειων β και γ μερους.

## Α' Μέρος

Η εταιρεία που επιλέξαμε για την εργασία εξειδικεύεται στην παραγωγή bluetooth ακουστικών.

## Σενάριο λήψης αποφάσεων

Στο συστημα ληψης χρησιμοποιούμε την μεθοδο SMART.  
Καλούμαστε να επιλέξουμε την πιο κατάλληλη μπαταρία για τα ακουστικά, η οποία θα προσφέρει βέλτιστη χρησιμότητα βάση τα κριτήρια μας.

## Κριτήρια

Το κριτήρια είναι ως εξής:

1. Χωρητικότητα μπαταρίας
2. Βαρος μπαταρίας
3. Μεγεθος μπαταρίας
4. Εμβέλεια ζωής μπαταρίας
5. Κόστος

Επεξήγηση κριτηριων:

1. Θα θελαμε οι μπαταριες να εχουν την μεγιστη χωρητικοτητα για να μην χρειαζεται να επαναφορτιζονται συχνα.
2. Θα θελαμε οι μπαταριες να ειναι οσο πιο ελαφριες γινεται, επειδη θα μπουν στα ακουστικα και θελουμε να μην βαρύνουν τον χρηστη.
3. Θα θελαμε το μεγαθος της μπαταρίας να ειναι οσο πιο μικρο γινεται, ετσι ωστε να χωρεσουμε αλλα ηλεκτρονικα κομματα μεσα στα ακουστικα.
4. Θα θελαμε μεγιστη εμβελεια ζωης της μπαταρίας, για αποφυγη αντικαταστασης και ως αποτελεσμα , κοστους.
5. Θα θελαμε ελαχιστο κοστος.

## Διαθεσιμες Εναλλακτικες

	Χωρητικότητα (mAh)	Βαρος (g)	Μεγεθος μπαταριας (diameter x height)(mm)	Εμβέλεια ζωης μπαταριας (in years)	Κοστος (€)
Μπαταρια 1	30	30	9.5 x 2.7	6	0.40
Μπαταρια 2	40	50	12.5 x 2	5	0.40
Μπαταρια 3	125	50	20 x 2	3	0.60
Μπαταρια 4	1000	100	24.5 x 7.7	3	1.40

## Επίπεδο διοίκησης

Για το συγκεκριμένο πρόβλημα κατάλληλο για την αναφορά και λύση του προβλήματος κρίνεται το επίπεδο του στρατηγικού σχεδιασμού μιας και θέλουμε να σχεδιάσουμε ένα νέο προϊόν.

## Λήψη απόφασης

Οι **Συμμετέχοντες** (π.χ. ειδικοί ή τελικοί χρήστες) εκφράζουν την δική τους γνώμη για τα κριτήρια που έχουν επιρωθεί. Οι **Αναλυτές** (εμείς) παρέχουν διαδικασίες υποστήριξης αποφάσεων (decision support). Έπειτα ο **Μεσολαβητής** αποτελεί τον ενδιάμεσο μεταξύ αποφασίζοντα και αναλυτή και διασφαλίζει την αποτελεσματική τους επικοινωνία.Και τέλος ο **Αποφασίζων** είναι ο αρμόδιος να λάβει την τελική απόφαση.

## Β' Μέρος

Ο κώδικας εκτέλεσης του Β μέρους είναι το αρχείο part\_b.m

Για την υλοποίηση του σεναρίου χρησιμοποιούμε την μέθοδο **SMART** οπότε πρέπει να υλοποιήσουμε αρχικά αυτήν την εξίσωση:

$$w_i = \frac{p_i}{\sum_{i=1}^n p_i}$$

όπου  $p_i$  είναι η εκτίμηση του ειδικού  $j$  για το κριτήριο  $i$ , και  $W_i$  είναι το βάρος του κριτηρίου  $i$  για το ειδικό  $j$ .

Για να το πετύχουμε αυτό πρώτα πρέπει να παράγουμε τα  $p$ .

```
function ps = set_ps(rules,number_of_experts)
    ps = zeros(number_of_experts, rows(rules));

    for i = 1:number_of_experts
        for col = 1:rows(rules)
            extra = 0;

            if rules(col,2) == 1
                extra = randn();
            end

            ps(i,col) = rules(col,1) + (2 * extra);
        end
    end
end
```

όπου number\_of\_experts = ο αριθμός των ειδικών, και rules είναι μια δομή δεδομένων που φτιάξαμε για να κάνουμε την λύση μας πιο γενική και να εφαρμόζει και σε άλλα σενάρια:

Παράδειγμα της δομής δεδομένων:

```
# Each row is the following
# 1. The weight of the criteria
# 2. If to add randomness/expert opinion
# 3. If higher is better
rules = [ 70 1 1;
          50 1 0;
          40 1 0;
          10 0 1;
          100 0 0;];
```

Κάθε γραμμή είναι ένα κριτήριο , όπου η στήλη 1 είναι η σημαντικότητα που θέτουμε εμείς στο κριτήριο, στήλη 2 είναι μια boolean τιμή για το άμα θα προστεθεί τυχαιότητα, και 3η στήλη είναι πάλι μια boolean τιμή όπου καθορίζεις την “κατεύθυνση” του κριτηρίου : άμα είναι 1 τότε όσο πιο μεγάλη τιμή έχει το κριτήριο τόσο πιο μεγάλη τιμή θα πάρει, και άμα 0 όσο πιο μικρή τιμή έχει το κριτήριο τόσο πιο μεγάλη τιμή θα πάρει.

Η τυχαιότητα παίζει τον ρόλο της γνώμης του ειδικού, γιατί μπορεί οι ειδικοί να συμφωνούν γενικά σε κάποια θέματα, αλλά έχουν μικρές διαφορές στην γνώμες τους.

Ύστερα για να υπολογίσουμε τα w:

```
3
4     # Calculate the weights for each criteria, w_i
5     for i = 1:number_of_experts
6         for col = 1:columns(data)
7             weights(i,col) = p(i,col) / sum(p(i,:));
8         end
9     end
```

Τώρα για να υπολογίσουμε χρησιμότητα της κάθε εναλλακτικής έχουμε το εξής

$$u_j = \sum_{i=1}^n w'_i s'_{ij}$$

Πρέπει να υπολογίσουμε τα  $S_{ij}$  , για να το πετύχουμε αυτό έχουμε φτιάξει την συνάρτηση generate\_experts\_opinions

```
function experts = generate_experts_opinions(data,rules, number_of_experts, expert_opinion_max=10, expert_opinion_min=-10)
```

data είναι ένας πίνακας ως εξής:

```
data = [ 30 30 9.5*2.7 6 0.4;  
         40 50 12.5*2 5 0.4;  
        125 50 20*2 3 0.6;  
        1000 100 24.5*7.7 3 1.4];
```

Όπου σειρές = εναλλακτικές , και στήλες = κριτήρια.

Άρα αυτός ο πίνακας είναι ο ίδιος πίνακας από το [ερωτημα Α](#)

Τα rules είναι η δομή δεδομένων [που είδαμε πριν](#).

number\_of\_experts = ο αριθμός των ειδικών.

expert\_opinion\_max και expert\_opinion\_min είναι η μέγιστη και η ελάχιστη τιμές , ανάμεσα από τις οποίες, επιτρέπεται να διακυμανθεί η γνώμη των ειδικών, με κανονική κατανομή. Δηλαδή για expert\_opinion\_max=10, expert\_opinion\_min=-10 =>



Ας ξεκινήσουμε με το περιεχόμενο της συνάρτησης:

Πρώτα φτιάχνουμε μια άλλη δομή δεδομένων, που είναι πολύ απλή

Είναι ένας πίνακας διαστάσεων (2,i) όπου i ο αριθμός κριτηρίων, όπου η πρώτη σειρά μας δείχνει τις ελάχιστες τιμές για το κάθε κριτήριο και η δεύτερη σειρά μας δείχνει τις μέγιστες τιμές για το κάθε κριτήριο.

Τρέχοντας την συνάρτηση για τον [πίνακα δεδομένων](#) μας έχουμε το εξής:

```
ans =  
  
    3.0000e+01    3.0000e+01    2.5000e+01    3.0000e+00    4.0000e-01  
    1.0000e+03    1.0000e+02    1.8865e+02    6.0000e+00    1.4000e+00
```

Δηλαδή για το κριτήριο ένα η ελάχιστη τιμή είναι 30 και η μέγιστη είναι 1000, για το κριτήριο δύο η ελάχιστη είναι 30 και η μέγιστη 100, και ούτω καθεξής.

Οπότε για κάθε cell του [πίνακα](#) , κάθε ειδικός βάζει μια τιμή. Για κάθε cell ελέγχουμε πρώτα τον [πίνακα rules](#), άμα η “κατεύθυνση” του κριτηρίου είναι “μεγαλύτερο = καλύτερο” ή “μικρότερο = καλύτερο”. Ελέγχουμε άμα το cell είναι η μέγιστη τιμή ή ελάχιστη τιμή του κριτηρίου για να του αναθέσουμε 10 ή 100 ανάλογα. Άμα δεν είναι τότε βάζουμε , αναλόγως την “κατεύθυνση”, την τιμή του cell αναλόγως την απόσταση του απο τα άκρα των τιμών. Δηλαδή άμα έχουμε μέγιστη τιμή κριτήριο 100 και ελάχιστη τιμή κριτηρίου 0 και έχουμε μια

εναλλακτική όπου στο κριτήριο έχει τιμή 50 τότε το  $S_{ij}$  του θα είναι 55 (γιατί  $(10 + 100) / 2 = 55$ ). Τέλος, εισάγουμε την γνώμη του ειδικού, τυχαία [βαση την κατανομη](#).

Και έτσι έχουμε τα  $S_{ij}$  για όλους του ειδικούς.

Άρα υπολογίζουμε τα  $W'_i$

```
# Calculate the average weight for each criteria, w_i'  
weight_avgs = zeros(1, columns(data));  
for col = 1:columns(data)  
    weight_avgs(col) = sum(weights(:,col)) / number_of_experts;  
end
```

Και τα  $S'_{ij}$

```
# Calculate the average expert opinion for each criteria, s_ij'  
experts_avgs = zeros(rows(data), columns(data));  
for row = 1:rows(data)  
    for col = 1:columns(data)  
        experts_avgs(row,col) = sum(experts(row,col,:)) / number_of_experts;  
    end  
end
```

Και εφόσον τα έχουμε όλα μπορούμε να υπολογίσουμε τα  $U_j$

```
# Calculate the utility for each alternative, u_j
u = zeros(rows(data), 1);
for row = 1:rows(data)
    u(row) = sum(experts_avgs(row,:) .* weight_avgs);
end
```

Όσο για το σενάριο όπου ένας ειδικός δεν θα μας δώσει αξιολόγηση για ένα κριτήριο ή στοιχείο απλά θα βάζαμε την τιμή βάση [το πίνακα rules](#).

## Γ' μέρος

Ο κώδικας εκτέλεσης του Γ μέρους είναι το αρχείο `sensitivity_analysis.m`

Για να βάλουμε τα perturbations στο utilities αποφασίσαμε να επιλέξουμε ένα κριτήριο και να προσθέσουμε το perturbation στο w αυτό το κριτηρίου για όλους τους ειδικούς.

Δηλαδή:

```
weights =

    0.259754    0.186785    0.148434    0.036821    0.368207
    0.259073    0.187250    0.143498    0.037289    0.372891
    0.261032    0.183128    0.145298    0.037322    0.373220
    0.268641    0.183691    0.139315    0.037123    0.371230
    0.246265    0.189424    0.149659    0.037696    0.376957
    0.256648    0.189757    0.142790    0.037346    0.373460
    0.259652    0.188277    0.138354    0.037611    0.376106
    0.263095    0.182959    0.141495    0.037496    0.374956
    0.248913    0.190330    0.148623    0.037467    0.374668
    0.255591    0.181730    0.145110    0.037961    0.379608
    0.257541    0.183486    0.156632    0.036576    0.365765
    0.262823    0.190459    0.143576    0.036649    0.366493
    0.250186    0.189478    0.149912    0.037311    0.373113
    0.260677    0.167962    0.159210    0.037468    0.374683
    0.259504    0.176080    0.161444    0.036634    0.366337
```

Αυτά είναι τα **w πριν την προσθήκη των perturbations**, όπου κάθε σειρά είναι ένας ειδικός και κάθε στήλη είναι ένα κριτήριο.

Διαλέξαμε το κριτήριο κόστος (5η στήλη) καθώς για το σενάριο μας έχουμε κρίνει ότι το κόστος είναι το πιο σημαντικό κριτήριο βάση [αυτο](#).



Άρα προσθέτοντας το s στα παραπάνω βάρη έχουμε:

```
weights =  
  
0.241343  0.168374  0.130023  0.018410  0.441849  
0.240428  0.168605  0.124853  0.018645  0.447469  
0.242371  0.164467  0.126637  0.018661  0.447864  
0.250080  0.165129  0.120754  0.018561  0.445475  
0.227417  0.170576  0.130811  0.018848  0.452348  
0.237975  0.171084  0.124117  0.018673  0.448152  
0.240847  0.169472  0.119548  0.018805  0.451327  
0.244347  0.164211  0.122747  0.018748  0.449948  
0.230180  0.171597  0.129889  0.018733  0.449601  
0.236610  0.162749  0.126130  0.018980  0.455530  
0.239252  0.165198  0.138344  0.018288  0.438918  
0.244499  0.172134  0.125251  0.018325  0.439792  
0.231531  0.170822  0.131256  0.018656  0.447735  
0.241943  0.149228  0.140476  0.018734  0.449620  
0.241188  0.157763  0.143127  0.018317  0.439605
```

Για να εξηγήσουμε τι γίνεται μεταξύ πριν και μετά ας πάρουμε παράδειγμα τα βάρη για τον ειδικό ένα.

Πριν s

```
0.259754  0.186785  0.148434  0.036821  0.368207
```

Μετά s

```
0.241343  0.168374  0.130023  0.018410  0.441849
```

Τι κάνουμε είναι ως εξής:

```
petrubation = s * weights(i,col_of_interest);
```

το perturbation είναι  $s * w_5$  (5 η στήλη που κρίναμε πριν ότι θα χρησιμοποιήσουμε για την ανάλυση ευαισθησίας)

και προσθέτουμε αυτό το perturbation στο  $w_5$

```
weights(i,col_of_interest) = weights(i,col_of_interest) + petrubation;
```

Τώρα για να ισούται το άθροισμα των w με 1 πρέπει να αφαιρέσουμε αυτό το perturbation /νούμερο κριτηρίων - 1 (επειδή πρέπει να το αφαιρέσουμε ίσα από όλες τις στήλες μείον την 5 που είπαμε ότι κάνουμε την ανάλυση ευαισθησίας)

```

for col = 1:columns(data)
    if col ≠ col_of_interest
        weights(i,col) = weights(i,col) - petrurbation / (columns(data) - 1)
    end
end
end

```

Για τον ειδικό ένα έχουμε ότι:

```

Petrurbation 1: 0.073641
Pertrurbation / (columns(data) - 1) [4]: 0.018410

```

Άρα:

```

0.259754    0.186785    0.148434    0.036821    0.368207

```

$0.368207 + 0.073641 = 0.441849$  που είναι ακριβώς ο αριθμός στην στήλη 5 από πριν

```

0.241343    0.168374    0.130023    0.018410    0.441849

```

και μετά πρέπει να αφαιρέσουμε  $0.073641 / 4 = 0.018410$  από όλες τις άλλες στήλες, κάνοντας το στην πρώτη:

$0.259754 - 0.018410 = 0.241343$  που είναι ακριβώς ο αριθμός στην στήλη 1

Κάνοντας αυτήν την διαδικασία για όλους τους ειδικούς, για τα perturbations strengths που μας δώσατε,  $10^4$  φορές έχουμε την ανάλυση ευαισθησίας. Τώρα, για να υπολογίσουμε την πιθανότητα αναστροφής κατάταξης έχουμε το εξής:

πρώτα βρίσκουμε τα utilities χωρίς τα perturbations και βλέπουμε την φθίνουσα σειρά των εναλλακτικών βάση utility, μετά τρέχουμε την προσομοίωση monte carlo και κάθε επανάληψη υπολογίζουμε νέα utilities + perturbation όπως είπαμε πριν. Άμα η σειρά αυτών των utilities είναι διαφορετική από την αρχική τότε προσθέτουμε ένα στο counter τις πιθανότητες αναστροφής κατάταξης. Στο τέλος της προσομοίωσης, για κάθε perturbation strength διαιρούμε με το  $10^4$  (αριθμο επαναλήψεων) και έτσι έχουμε την πιθανότητα αναστροφής

κατάταξης για perturbation  $S_i$

Τέλος το εμφανίζουμε σε ένα γράφημα για να δούμε την σχέση μεταξύ  $s$  και πιθανότητας αναστροφής κατάταξης:

```

plot(Prrs,0.2:0.1:0.6);
ylabel("s");
xlabel("Prr");
title("Prr vs s");
input("Press ENTER to exit");

```

$Prrs =$

0 0 0 0 0

Στην δικιά μας περίπτωση, η πιθανότητα αναστροφής κατάστασης είναι 0 που σημαίνει ότι τα utilities των εναλλακτικών είναι ανθεκτικά στον θόρυβο.

