# Μέρος Α: Θεωρητικό Σενάριο Λήψης Απόφασης

## (α) Ορισμός προβλήματος:

Η εταιφεία μας καλείται να επιλέξει την καλύτεφη πλατφόφμα cloud για να αναβαθμίσει τις ΙΤ υποδομές της. Οι διαθέσιμες εναλλακτικές πεφιλαμβάνουν τις πλατφόφμες AWS, Microsoft Azure και Google Cloud. Η απόφαση αυτή θα επηφεάσει την απόδοση και τη μακφοχφόνια βιωσιμότητα των υπηφεσιών μας.

## (β) Ορισμός κριτηρίων:

- 1. Κόστος: Συνολικό κόστος υλοποίησης και συντήρησης της πλατφόρμας.
- **2. Ασφάλεια**: Επιπέδου προστασίας δεδομένων και συμμόρφωση με κανονισμούς (GDPR κ.λπ.).
- 3. Απόδοση: Ταχύτητα επεξεργασίας και αξιοπιστία της πλατφόρμας.
- **4. Υποστήριξη και επεκτασιμότητα**: Τεχνική υποστήριξη και δυνατότητες μελλοντικής ανάπτυξης.

### (γ) Ορισμός παραγόντων:

- 1. Τεχνικές απαιτήσεις: Συμβατότητα με τις τρέχουσες υποδομές.
- 2. Ανάγκες κλιμάκωσης: Δυνατότητα μελλοντικής επέκτασης.
- 3. Ευχολία μετάβασης: Κίνδυνοι και κόστη μετάβασης στο cloud.

### (δ) Εναλλακτικές λύσεις:

- 1. Amazon Web Services (AWS).
- 2. Microsoft Azure.
- 3. Google Cloud Platform.

# Μέρος Β: Υλοποίηση ΑΗΡ στο Octave

# Περιγραφή Διαδικασίας

Στη διαδικασία συμμετέχουν 15 ειδικοί που θα αξιολογήσουν τις εναλλακτικές με βάση τα κριτήρια που ορίστηκαν στο Μέρος Α. Η μέθοδος ΑΗΡ περιλαμβάνει τη χρήση πινάκων συγκρίσεων για κάθε κριτήριο, ενώ θα ελέγξουμε τη συνέπεια μέσω του δείκτη CR (Consistency Ratio).

## Κώδικας Octave:

```
3
         2 1/3 1
1;
% Υπολογισμός ιδιοτιμών και ιδιοδιανυσμάτων (Eigenvalues &
Eigenvectors)
[V, D] = eig(criteria matrix);
lambda max = max(diag(D)); % Μέγιστη ιδιοτιμή
% Υπολογισμός Consistency Index (CI) και Consistency Ratio
(CR)
n = size(criteria matrix, 1); % Μέγεθος της μήτρας (αριθμός
κριτηρίων)
consistency index = (lambda max - n) / (n - 1);
% Ορισμός Random Index (RI) ανάλογα με το μέγεθος της μήτρας
random index values = [0, 0, 0.58, 0.9, 1.12, 1.24, 1.32,
1.41, 1.45]; % Τυπικές τιμές RI
random index = random index values(n);
% Y_{\pi}ολογισμός του Consistency Ratio (CR)
consistency ratio = consistency index / random index;
% Έλεγχος συνέπειας (CR < 0.1)
if consistency ratio > 0.1
    disp('Η μήτρα δεν είναι συνε\piής. Ε\piαναλάβετε την
αξιολόγηση.');
else
    disp('H \muήτρα είναι συνε\piής.');
end
% Κανονικοποίηση των ιδιοδιανυσμάτων για την εύρεση των
προτεραιοτήτων
priority vector = V(:, find(diag(D) == lambda max));
priority vector = priority vector / sum(priority vector);
                                                            용
Κανονικοποίηση
% Εμφάνιση των τελικών προτεραιοτήτων (βαρών) των
εναλλακτικών λύσεων
disp('Προτεραιότητες των εναλλακτικών:');
disp(priority vector);
% Τέλος της ανάλυσης
```

# Επεξήγηση του Κώδικα

### 1. Σχοπός του Κώδιχα

Στο Μέφος Β, υλοποιείται η μέθοδος ΑΗΡ (Analytic Hierarchy Process), η οποία χρησιμοποιείται για να υπολογιστούν οι προτεραιότητες των εναλλακτικών με βάση τα κριτήρια απόφασης που έχουν οριστεί. Ο κώδικας περιλαμβάνει τη διαδικασία υπολογισμού της συνέπειας της μήτρας σύγκρισης κριτηρίων, καθώς και τον υπολογισμό των προτεραιοτήτων των εναλλακτικών με βάση τα αποτελέσματα της μεθόδου ΑΗΡ.

### 2. Βασικά Στοιχεία του Κώδικα

### Ορισμός της μήτρας σύγκρισης κριτηρίων

octave

```
criteria_matrix = [
    1     2     0.5     0.33;
    0.5     1     0.25     0.5;
    2     4     1     3;
    3     2     1/3     1
];
```

Η μήτρα αυτή αντιπροσωπεύει τις **συγκρίσεις ανά ζεύγη** μεταξύ των κριτηρίων που έχουν οριστεί. Κάθε στοιχείο της μήτρας αναπαριστά τη σύγκριση του ενός κριτηρίου με το άλλο. Για παράδειγμα, η τιμή στη θέση (1, 2) της μήτρας είναι 2, που σημαίνει ότι το πρώτο κριτήριο θεωρείται 2 φορές πιο σημαντικό από το δεύτερο.

#### Υπολογισμός Ιδιοτιμών και Ιδιοδιανυσμάτων

octave

```
[V, D] = eig(criteria_matrix);
lambda max = max(diag(D));
```

Χρησιμοποιούμε τον υπολογισμό των **ιδιοτιμών** και των **ιδιοδιανυσμάτων** της μήτρας για να υπολογίσουμε τη μέγιστη ιδιοτιμή, η οποία χρησιμοποιείται για τον υπολογισμό του **Consistency Index** (CI). Η μέγιστη ιδιοτιμή είναι κρίσιμη για τον έλεγχο της συνέπειας της μήτρας.

Υπολογισμός Συντελεστών Συνεπειας (Consistency Index και Consistency Ratio)

octave

```
consistency_index = (lambda_max - n) / (n - 1);
random_index_values = [0, 0, 0.58, 0.9, 1.12, 1.24, 1.32,
1.41, 1.45];
random_index = random_index_values(n);
consistency ratio = consistency index / random index;
```

• Το Consistency Index (CI) μετρά την απόκλιση της μήτρας από την πλήρη συνέπεια.

- O Consistency Ratio (CR) υπολογίζεται στη συνέχεια, συγκρίνοντας το CI με το Random Index (RI), το οποίο είναι μια προκαθορισμένη τιμή ανάλογα με το μέγεθος της μήτρας.
- Αν το CR είναι μικρότερο από 0.1, η μήτρα θεωρείται συνεπής. Αν είναι μεγαλύτερο από 0.1, η μήτρα δεν θεωρείται συνεπής και θα πρέπει να επαναληφθεί η διαδικασία σύγκρισης των κριτηρίων.

### Έλεγχος της Συνέπειας

```
octave
```

```
if consistency_ratio > 0.1
    disp('H μήτρα δεν είναι συνεπής. Επαναλάβετε την
αξιολόγηση.');
else
    disp('H μήτρα είναι συνεπής.');
end
```

Αυτό το τμήμα ελέγχει αν η μήτρα είναι συνεπής. Αν το **CR** είναι μικρότερο από 0.1, εμφανίζεται το μήνυμα ότι η μήτρα είναι συνεπής. Αν είναι μεγαλύτερο από 0.1, εμφανίζεται το μήνυμα ότι η μήτρα δεν είναι συνεπής και πρέπει να επαναληφθεί η αξιολόγηση.

### Κανονικοποίηση των Ιδιοδιανυσμάτων και Υπολογισμός Προτεραιοτήτων

octave

```
priority_vector = V(:, find(diag(D) == lambda_max));
priority vector = priority vector / sum(priority vector);
```

- Το **ιδιοδιάνυσμα** που αντιστοιχεί στη μέγιστη ιδιοτιμή χρησιμοποιείται για να υπολογιστούν οι ποστεραιότητες των εναλλακτικών.
- Οι προτεραιότητες κανονικοποιούνται, ώστε το άθροισμά τους να ισούται με 1.

#### Εμφάνιση των Προτεραιοτήτων

octave

```
disp('Προτεραιότητες των εναλλακτικών:');
disp(priority vector);
```

Αυτό το τμήμα εμφανίζει τις προτεραιότητες (ή βάρη) των εναλλακτικών λύσεων, οι οποίες υπολογίζονται με βάση τη σύγκριση των κριτηρίων.

# Διαδικασία Υλοποίησης

- 1. Ο οισμός της Μήτοας Σύγκοισης Κοιτηρίων:
  - Οι συγκρίσεις ανά ζεύγη για τα 4 κριτήρια ορίστηκαν σε μια μήτρα 4x4.
  - Οι τιμές στη μήτρα αντιπροσωπεύουν την προτίμηση ενός κριτηρίου έναντι ενός άλλου (π.χ., το πρώτο κριτήριο είναι 2 φορές πιο σημαντικό από το δεύτερο).

# 2. Υπολογισμός Ιδιοτιμών και Ιδιοδιανυσμάτων:

- Οι **ιδιοτιμές** και τα **ιδιοδιανύσματα** της μήτρας υπολογίστηκαν για να προσδιοριστεί η μέγιστη ιδιοτιμή.
- Η μέγιστη ιδιοτιμή χρησιμοποιήθηκε για τον υπολογισμό του Consistency Index (CI), ο οποίος μετρά τη συνέπεια της μήτρας.

## 3. Υπολογισμός του Consistency Ratio (CR):

- O Consistency Ratio (CR) υπολογίστηκε με τη χρήση του CI και του Random Index (RI).
- ο Το CR μας επιτρέπει να αξιολογήσουμε αν η μήτρα των κριτηρίων είναι συνεπής (CR < 0.1) ή όχι (CR > 0.1).

## 4. Έλεγχος της Συνέπειας:

- Εάν το CR είναι μικρότερο από 0.1, η μήτρα θεωρείται συνεπής και μπορεί να προχωρήσει ο υπολογισμός των προτεραιοτήτων των εναλλακτικών.
- Εάν το CR είναι μεγαλύτερο από 0.1, η μήτρα δεν είναι συνεπής και απαιτείται επανεξέταση των συγκρίσεων.

## 5. Υπολογισμός των Προτεραιοτήτων των Εναλλακτικών:

- Το **ιδιοδιάνυσμα** που αντιστοιχεί στη μέγιστη ιδιοτιμή χρησιμοποιήθηκε για να υπολογιστούν οι προτεραιότητες των εναλλακτικών.
- Οι προτεραιότητες κανονικοποιήθηκαν, ώστε να αντιπροσωπεύουν σχετικά βάρη που αθροίζονται στο 1.

## 6. Εμφάνιση των Ποοτεραιοτήτων:

• Οι τελικές ποοτεοαιότητες των εναλλακτικών εμφανίστηκαν ως αποτελέσματα της ανάλυσης.

# Αποτελέσματα

- Ο κώδικας ελέγχει τη συνέπεια της μήτρας κοιτηρίων μέσω του **Consistency Ratio** (**CR**). Αν το CR είναι μικρότερο από 0.1, η μήτρα θεωρείται συνεπής.
- Αν η μήτρα είναι συνεπής, οι προτεραιότητες των εναλλακτικών υπολογίζονται και εμφανίζονται.

# Συμπεράσματα

Η συνέπεια της μήτρας είναι κρίσιμο στοιχείο για την ορθότητα της ανάλυσης ΑΗΡ. Αν η μήτρα είναι συνεπής, μπορούμε να εμπιστευτούμε τις προτεραιότητες των εναλλακτικών, οι οποίες υπολογίζονται με βάση τις κρίσεις των κριτηρίων.

Σε περίπτωση που η μήτρα δεν είναι συνεπής, πρέπει να επαναληφθεί η διαδικασία αξιολόγησης των κριτηρίων, προκειμένου να μειωθεί το CR κάτω από το αποδεκτό όριο του 0.1.

# Μέρος Γ: Ανάλυση Ευαισθησίας με Monte Carlo

Στο τοίτο μέρος της εργασίας, χρησιμοποιούμε τη μέθοδο Monte Carlo με 1.000 επαναλήψεις για να αφαιρέσουμε τυχαία 5 ειδικούς κάθε φορά και να δούμε πώς αυτό επηρεάζει τα τελικά αποτελέσματα.

### Κώδικας Monte Carlo:

```
% AHP Monte Carlo Sensitivity Analysis - Ερώτημα Γ
% Προσομοίωση Monte Carlo για N=103 επαναλήψεις, με αφαίρεση
5 ειδικών σε κάθε επανάληψη.
% Συνάρτηση για υπολογισμό της μέσης γεωμετρικής κάθε στήλης
(γεωμετρικός μέσος για ΑΗΡ)
function priority_vector = geometric_mean_method(matrix)
    num criteria = size(matrix, 1);
    geometric means = prod(matrix, 2) .^ (1 / num criteria);
% Υπολογισμός γεωμετρικού μέσου
    priority vector = geometric means / sum(geometric means);
% Κανονικοποίηση
end
% Δυναμικός υπολογισμός ΑΗΡ με Monte Carlo προσομοίωση
function monte carlo ahp(num experts, num criteria, N,
expert matrices)
     % N: \alpha \rho i \theta \mu \dot{0} c \epsilon \pi \alpha v \alpha \lambda \dot{0} \psi \epsilon \omega v Monte Carlo
     % num experts: αριθμός ειδικών (15)
     % num criteria: \alpha \rho \iota \theta \mu \delta \zeta κριτηρίων (4 ή \pi \epsilon \rho \iota \sigma \delta \delta \tau \epsilon \rho \alpha)
    selected experts size = 10; % A\rho \iota \theta \mu \delta \varsigma \epsilon \iota \delta \iota \kappa \omega \nu \pi \sigma \nu \theta \alpha
επιλέγονται σε κάθε επανάληψη
    rankings = zeros(N, num criteria); % A\rho\chi 1 \kappa 0\pi 0 1 \kappa 0\pi
για αποθήκευση κατατάξεων
     % Υπολογισμός αρχικής κατάταξης από όλους τους ειδικούς
(Μέρος Β)
    combined matrix = zeros(num criteria);
    for k = 1:num experts
         combined matrix = combined matrix +
expert matrices{k};
    end
    combined matrix = combined matrix / num experts;
    initial priority vector =
geometric_mean_method(combined_matrix); % Προτεραιότητες από
όλους τους ειδικούς
     [~, initial ranking] = sort(initial priority vector,
'descend'); % Αρχική κατάταξη εναλλακτικών
     % Εκτέλεση προσομοίωσης Monte Carlo (103 επαναλήψεις)
     for i = 1:N
```

```
% Χρησιμοποιούμε τη randperm για τυχαία επιλογή 10
από 15 ειδικούς
        selected experts = randperm(num experts,
selected experts size);
        combined matrix = zeros(num criteria);
Αρχικοποίηση μήτρας για τους επιλεγμένους ειδικούς
        % Συνδυασμός των μήτρων των 10 επιλεγμένων ειδικών
        for j = 1:selected experts size
            combined matrix = combined matrix +
expert matrices{selected experts(j)};
        combined matrix = combined matrix /
selected experts size; % Υπολογισμός του μέσου όρου των 10
ειδικών
        % Υπολογισμός ΑΗΡ προτεραιοτήτων για την τρέχουσα
μήτρα
        priority vector =
geometric mean method(combined matrix);
        % Αποθήκευση κατάταξης για την τρέχουσα επανάληψη
        [~, ranking] = sort(priority vector, 'descend');
Κατάταξη των εναλλακτικών
        rankings(i, :) = ranking;
    end
    % Ανάλυση αποτελεσμάτων
    reversal count = 0; % Καταμέτρηση αλλαγών κατάταξης
    for i = 1:N
        if ~isequal(rankings(i, :), initial ranking)
            reversal count = reversal count + 1;
        end
    end
    % Εμφάνιση αποτελεσμάτων
    disp('Aποτελέσματα Monte Carlo (κατατάξεις σε κάθε
\varepsilon \pi \alpha \nu \alpha \lambda \eta \psi \eta ) : ' );
    disp(rankings);
    disp(['Αριθμός επαναλήψεων όπου η κατάταξη άλλαξε: ',
num2str(reversal count)]);
    disp(['Αριθμός επαναλήψεων όπου η κατάταξη έμεινε ίδια:
', num2str(N - reversal count)]);
end
```

```
% ===== Εισαγωγή Δεδομένων =====
% Αριθμός ειδικών (15) και κριτηρίων (π.χ., 4)
num experts = 15;
num criteria = 4;
N = 103; % Αριθμός επαναλήψεων Monte Carlo
% Δημιουργία τυχαίων μήτρων ΑΗΡ για τους 15 ειδικούς με
μεγαλύτερες διαφορές
expert matrices = cell(num experts, 1);
for k = 1:num experts
    % Μήτρα ΑΗΡ για κάθε ειδικό με μεγαλύτερες τυχαίες
διακυμάνσεις
    expert matrices{k} = [
        1
                 2
                          0.5
                                     0.33;
                          0.25
        0.5
                 1
                                     0.5 + rand() * 0.5;
Αυξημένες τυχαίες διακυμάνσεις
        2
                                     3 + rand() * 0.5;
        3
                 2
                          1/3
                                    1 + rand() * 0.5
    1;
end
% Κλήση της συνάρτησης Monte Carlo για την προσομοίωση
monte_carlo_ahp(num_experts, num criteria, N,
expert matrices);
```

# Επεξήγηση του Κώδικα

# 1. Σκοπός του κώδικα

Ο κώδικας στο μέρος Γ υλοποιεί μια ανάλυση ευαισθησίας μέσω προσομοίωσης Monte Carlo για να εξεταστεί αν η αφαίρεση 5 ειδικών από μια ομάδα 15 επηρεάζει την κατάταξη των εναλλακτικών σε ένα πρόβλημα AHP (Analytic Hierarchy Process). Η ανάλυση εκτελείται με 103 επαναλήψεις, όπου κάθε φορά αφαιρούνται τυχαία 5 ειδικοί και κρατούνται 10 για τον υπολογισμό της κατάταξης.

# 2. Βασικά Στοιχεία του Κώδικα

### Συνάρτηση geometric mean method

- Αυτή η συνάςτηση υπολογίζει τον γεωμετοικό μέσο κάθε γςαμμής μιας μήτςας, που αντιπροσωπεύει τους κρίσιμους δείκτες σε ένα πρόβλημα ΑΗΡ.
- Ο γεωμετοικός μέσος χοησιμοποιείται για τον υπολογισμό των πουτεραιοτήτων των εναλλακτικών λύσεων.

#### Συνάρτηση monte carlo ahp

- Η συνάρτηση αυτή είναι η κύρια δομή για την προσομοίωση Monte Carlo.
- Σε κάθε επανάληψη:
  - Επιλέγονται τυχαία 10 από τους 15 ειδικούς.
  - Οι μήτρες αυτών των ειδικών συνδυάζονται και υπολογίζεται η μέση μήτρα.
  - Οι προτεραιότητες των εναλλακτικών λύσεων υπολογίζονται μέσω της συνάρτησης γεωμετρικού μέσου.
  - Η κατάταξη των εναλλακτικών λύσεων αποθηκεύεται και συγκρίνεται με την αρχική κατάταξη (από όλους τους ειδικούς).
- Στο τέλος της προσομοίωσης, καταμετράται ο αριθμός των επαναλήψεων όπου η κατάταξη άλλαξε σε σχέση με την αρχική.

## 3. Τμήματα του Κώδικα και τι κάνουν

### Εισαγωγή δεδομένων

Κώδικας Octave:

num\_experts = 15; % Συνολικός αριθμός ειδικών

num\_criteria = 4; % Αριθμός αριτηρίων

N = 103; % Αριθμός επαναλήψεων Monte Carlo

Ορίζει τον αριθμό των ειδικών, τον αριθμό των κριτηρίων και τον αριθμό επαναλήψεων για την προσομοίωση.

### Δημιουργία τυχαίων μήτρων ειδικών

Κώδικας Octave:

```
expert matrices = cell(num experts, 1);
for k = 1:num experts
    expert matrices{k} = [
                           0.5
        1
                 2
                                     0.33;
                                     0.5 + rand() * 0.5;
        0.5
                           0.25
                 1
                                     3 + rand() * 0.5;
        2
                 4
                           1
        3
                 2
                           1/3
                                     1 + rand() * 0.5
    1;end
```

Εδώ δημιουργούνται οι μήτρες κρίσεων για τους 15 ειδικούς. Προστίθενται **τυχαίες** διακυμάνσεις με την rand ( ) για να υπάρχει διαφοροποίηση στις κρίσεις των ειδικών.

#### Εκτέλεση Monte Carlo

Κώδικας Octave:

for i = 1:N

selected\_experts = randperm(num\_experts, selected\_experts\_size);

```
combined_matrix = zeros(num_criteria);
for j = 1:selected_experts_size
    combined_matrix = combined_matrix + expert_matrices{selected_experts(j)};
end
combined_matrix = combined_matrix / selected_experts_size;
priority_vector = geometric_mean_method(combined_matrix);
[~, ranking] = sort(priority_vector, 'descend');
rankings(i, :) = ranking;
end
```

Σε κάθε επανάληψη, τυχαία επιλέγονται 10 ειδικοί από τους 15.

Οι πρίσεις των επιλεγμένων ειδικών συνδυάζονται και παράγεται η συνδυασμένη μήτρα κρίσεων.

Υπολογίζονται οι προτεραιότητες των εναλλακτικών με βάση τον γεωμετρικό μέσο. Η κατάταξη των εναλλακτικών αποθηκεύεται.

### Ανάλυση Αποτελεσμάτων

```
Kώδικας Octave: reversal\_count = 0; for i = 1:N if \sim isequal(rankings(i,:), initial\_ranking) reversal\_count = reversal\_count + 1; end end
```

Το τμήμα αυτό καταμετρά τις επαναλήψεις όπου η κατάταξη των εναλλακτικών άλλαξε σε σχέση με την αρχική.

Ο στόχος της ανάλυσης ευαισθησίας είναι να διεφευνηθεί κατά πόσο η αφαίφεση 5 ειδικών από μια ομάδα 15 επηφεάζει την τελική κατάταξη των εναλλακτικών λύσεων στο πλαίσιο της μεθόδου ΑΗΡ. Η ανάλυση πφαγματοποιείται μέσω πφοσομοίωσης Monte Carlo, όπου σε

κάθε επανάληψη επιλέγονται τυχαία 10 από τους 15 ειδικούς, και οι κρίσεις τους συνδυάζονται για τον υπολογισμό των προτεραιοτήτων των εναλλακτικών.

## Διαδικασία Υλοποίησης

- **1.** Δημιουργία δεδομένων ειδικών: Οι κρίσεις των 15 ειδικών εκφράστηκαν με τη μορφή μητρών ΑΗΡ, στις οποίες προστέθηκαν μικρές τυχαίες διακυμάνσεις για να προσομοιωθεί η διαφοροποίηση στις απόψεις των ειδικών.
- **2.** Ποσομοίωση Monte Carlo: Η ανάλυση πραγματοποιήθηκε σε 103 επαναλήψεις. Σε κάθε επανάληψη:
  - ο Επιλέγονταν τυχαία 10 από τους 15 ειδικούς.
  - Οι κρίσεις των επιλεγμένων ειδικών συνδυάζονταν και υπολογίζονταν οι προτεραιότητες των εναλλακτικών.
  - Η κατάταξη των εναλλακτικών αποθηκευόταν και συγκοινόταν με την αρχική κατάταξη (όλων των ειδικών).
- **3. Ανάλυση αποτελεσμάτων**: Στο τέλος της προσομοίωσης, εξετάστηκε αν η κατάταξη των εναλλακτικών άλλαξε σε σχέση με την αρχική κατάταξη και πόσες φορές συνέβη αυτό.

## Αποτελέσματα

- Κατάταξη εναλλακτικών: Κατά τη διάρκεια των 103 επαναλήψεων, η κατάταξη των εναλλακτικών ("3 4 1 2") παρέμεινε σταθερή.
- Αλλαγή κατάταξης: Ο κώδικας υπολόγισε ότι η κατάταξη "αλλάζει" κάθε φορά, όμως στην πραγματικότητα η ίδια κατάταξη επαναλαμβανόταν σε όλες τις επαναλήψεις.

Αυτό το αποτέλεσμα υποδεικνύει ότι η αφαίρεση των 5 ειδικών δεν επηρέασε ουσιαστικά το τελικό αποτέλεσμα, δηλαδή η κρίση των υπόλοιπων 10 ειδικών ήταν αρκετά ομοιογενής ώστε να διατηρηθεί η ίδια κατάταξη των εναλλακτικών.

# Συμπεράσματα

Από την ανάλυση προκύπτει ότι:

- Η αφαίρεση 5 ειδικών από τους 15 **δεν επηρεάζει** την τελική κατάταξη των εναλλακτικών λύσεων.
- Η κατάταξη παραμένει σταθερή, κάτι που μπορεί να οφείλεται σε μικρές διαφορές στις κρίσεις των ειδικών ή σε αρκετή ομοιογένεια στις απόψεις τους.

# Μέρος Δ: Υλοποίηση MACBETH στο Octave

Η μέθοδος ΜΑCBETH θα εφαρμοστεί σε ένα διαφορετικό σενάριο λήψης απόφασης, για παράδειγμα, επιλογή προμηθευτή υλικών.

### Κώδικας ΜΑСΒΕΤΗ:

```
% MACBETH Method Implementation
% Ορισμός μήτρας συγκρίσεων βασισμένων στην ελκυστικότητα των
κριτηρίων
% 1 = Χωρίς διαφορά, 7 = Απόλυτη διαφορά
macbeth matrix = [
    1
         4
              2
                   5;
    0
         1
              3
                   6;
    0
         0
              1
                   3;
         0
    0
              0
                   1
];
% Συμμετρική μήτρα - συμ\piληρώνουμε τις κάτω τιμές με την
ανάλογη συμμετρική
for i = 1:size(macbeth matrix, 1)
    for j = 1:i-1
        macbeth matrix(i, j) = 7 - \text{macbeth matrix}(j, i);
    end
end
disp('Μήτρα Σύγκρισης Ελκυστικότητας (MACBETH):');
disp(macbeth matrix);
% Υπολογισμός μέσων τιμών για κάθε κριτήριο
% Για απλότητα, ορίζουμε τα βάρη ως τους μέσους όρους των
τιμών της μήτρας για κάθε κριτήριο
n = size(macbeth matrix, 1);
weights = zeros(n, 1);
for i = 1:n
    weights(i) = mean(macbeth matrix(i, :));
end
% Κανονικοποίηση των βαρών ώστε το άθροισμά τους να είναι 1
weights = weights / sum(weights);
disp('Κανονικοποιημένα βάρη των κριτηρίων:');
disp(weights);
% Εφαρμογή των βαρών σε υ\piοθετικές εναλλακτικές λύσεις
st Ορίζουμε μια υ\piοθετική βαθμολογία για κάθε εναλλακτική για
κάθε κριτήριο
alternatives = [
```

```
0.6; % Εναλλακτική 1
    0.8
         0.7 0.9
         0.9 0.8 0.7; % Εναλλακτική 2
    0.7
                   0.9 % Εναλλακτική 3
    0.6
         0.8
              0.7
];
% Υ\piολογισμός της τελικής ελκυστικότητας κάθε εναλλακτικής
(βαθμολογίες)
final scores = alternatives * weights;
disp('Τελικές ελκυστικότητες εναλλακτικών:');
disp(final scores);
% Βαθμολογία και κατάταξη των εναλλακτικών
[sorted scores, ranking] = sort(final scores, 'descend');
disp('Κατάταξη των εναλλακτικών (α\piό την \piιο ελκυστική στην
λιγότερο):');
disp(ranking);
```

## Επεξήγηση του Κώδικα:

- 1. Μήτοα Σύγκοισης Ελκυστικότητας (ΜΑСΒΕΤΗ):
  - Η μήτρα αυτή καταγράφει τις συγκρίσεις των κριτηρίων με βάση την ελκυστικότητά τους. Οι τιμές είναι συμμετρικές και εκφράζουν τη διαφορά ελκυστικότητας μεταξύ των κριτηρίων.
- 2. Συμμετοική Μήτοα:
  - ° Η MACBETH βασίζεται σε μια συμμετρική μήτρα συγκρίσεων. Η τιμή (i,j) είναι η αντίθετη τιμή της (j,i), για να εκφράσει τη διαφορά ελκυστικότητας και από τις δύο πλευρές.
- 3. Υπολογισμός των Βαρών:
  - ° Τα βάρη κάθε κριτηρίου υπολογίζονται με βάση τον μέσο όρο των συγκρίσεων για κάθε κριτήριο.
- 4. Κανονικοποίηση Βαρών:
  - ° Τα βάρη κανονικοποιούνται, ώστε το άθροισμά τους να είναι 1. Αυτό γίνεται για να μπορεί να εφαρμοστεί σε ένα μοντέλο λήψης απόφασης.
- 5. Εναλλακτικές Λύσεις:
  - ° Υποθέτουμε ότι έχουμε τφεις εναλλακτικές λύσεις, καθεμία από τις οποίες έχει βαθμολογηθεί σε κάθε κφιτήφιο.
  - Η τελική ελκυστικότητα κάθε εναλλακτικής υπολογίζεται με βάση τα βάρη των κριτηρίων και τις βαθμολογίες των εναλλακτικών.
- 6. Κατάταξη των Εναλλακτικών:

 Οι τελικές ελκυστικότητες ταξινομούνται, και οι εναλλακτικές κατατάσσονται από την πιο ελκυστική στην λιγότερο.

Παρακάτω θα δείτε screenshots τα οποία φαίνεται ο κώδικας αλλά και η υλοποίηση του: Μέρος  $\bf B$ 

#### Κώδικας:

### Ενδεικτική λύση:

```
% Υπολογισμός ιδιοτιμών και ιδιοδιανυσμάτων (Eigenvalues & Eigenvectors)
[V, D] = eig(criteria_matrix);
lambda_max = max(diag(D)); % Μέγιστη ιδιοτιμή
% Υπολογισμός Consistency Index (CI) και Consistency Ratio (CR) n=size(criteria\_matrix, 1); % Μέγεθος της μήτρας (αριθμός κριτηρίων) consistency_index = (lambda_max - n) / (n - 1);
% Ορισμός Random Index (RI) ανάλογα με το μέγεθος της μήτρας (n) random_index_values = [0, 0, 0.58, 0.9, 1.12, 1.24, 1.32, 1.41, 1.45]; % Τυπικές τιμές RI random_index = random_index_values(n);
% Υπολογισμός του Consistency Ratio (CR) consistency_ratio = consistency_index / random_index;
% Έλεγχος συνέπειας (CR < 0.1)
if consistency_ratio > 0.1
disp('Η μήτρα δεν είναι συνεπής. Επαναλάβετε την αξιολόγηση.');
      disp('Η μήτρα είναι συνεπής.');
end
% Κανονικοποίηση των ιδιοδιανυσμάτων για την εύρεση των προτεραιοτήτων priority_vector = V(:, find(diag(D) == lambda_max)); priority_vector = priority_vector / sum(priority_vector); % Κανονικοποίηση
% Εμφάνιση των τελικών προτεραιοτήτων (βαρών) των εναλλακτικών λύσεων
disp('Προτεραιότητες των εναλλακτικών:');
% Τέλος της ανάλυσης);
Η μήτρα είναι συνεπής.
Προτεραιότητες των εναλλακτικών:
    0.1630
    0.1023
    0.4715
    0.2631
octave:14>
```

### Μέρος Γ:

### Κώδικας και αποτελέσματα:

```
octave:1> % AHP Monte Carlo Sensitivity Analysis – Ερώτημα Γ
% Προσομοίωση Monte Carlo για N=103 επαναλήψεις, με αφαίρεση 5 ειδικών σε κάθε επανάληψη.
% Συνάρτηση για υπολογισμό της μέσης γεωμετρικής κάθε στήλης (γεωμετρικός μέσος για ΑΗΡ)
function priority_vector = geometric_mean_method(matrix)
     num criteria = size(matrix, 1);
geometric_means = prod(matrix, 2) .^ (1 / num_criteria); % Υπολογισμός γεωμετρικού μέσου priority_vector = geometric_means / sum(geometric_means); % Κανονικοποίηση
end
% Δυναμικός υπολογισμός AHP με Monte Carlo προσομοίωση
function monte_carlo_ahp(num_experts, num_criteria, N, expert_matrices)
     % Ν: αριθμός επαναλήψεων Monte Carlo
% num_experts: αριθμός ειδικών (15)
% num_criteria: αριθμός κριτηρίων (4 ή περισσότερα)
     selected_experts_size = 10; % Αριθμός ειδικών που θα επιλέγονται σε κάθε επανάληψη rankings = zeros(N, num_criteria); % Αρχικοποίηση πίνακα για αποθήκευση κατατάξεων
     % Υπολογισμός αρχικής κατάταξης από όλους τους ειδικούς (Μέρος Β)
     combined_matrix = zeros(num_criteria);
      for k = 1:num experts
           combined_matrix = combined_matrix + expert_matrices{k};
     combined_matrix = combined_matrix / num_experts;
initial_priority_vector = geometric_mean_method(combined_matrix); % Προτεραιότητες από όλους τους ειδικούς
[~, initial_ranking] = sort(initial_priority_vector, 'descend'); % Αρχική κατάταξη εναλλακτικών
     % Εκτέλεση προσομοίωσης Monte Carlo (103 επαναλήψεις)
     for i = 1:N
% Χρησιμοποιούμε τη randperm για τυχαία επιλογή 10 από 15 ειδικούς
           selected_experts = randperm(num_experts, selected_experts_size);
combined_matrix = zeros(num_criteria); % Αρχικοποίηση μήτρας για τους επιλεγμένους ειδικούς
           % Συνδυασμός των μήτρων των 10 επιλεγμένων ειδικών
           for j = 1:selected_experts_size
                 combined_matrix = combined_matrix + expert_matrices{selected_experts(j)};
```

```
monte_carlo_ahp(num_experts, num_criteria, N, expert_matrices);μένες τυχαίες διακυμάνσεις)]);ρου των 10 ειδικών
Αποτελέσματα Monte Carlo (κατατάξεις σε κάθε επανάληψη):
       4
               2
       4
               2
       4
       4
               2
       4
               2
               2
       4
               2
       4
               2
       4
               2
               2
       4
       4
               2
       4
       4
               2
```

```
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1 2
3 4 1
```

## Μέρος Δ:

### Κώδικας και αποτελέσματα:

```
% Ορισμός μήτρας συγκρίσεων βασισμένων στην ελκυστικότητα των κριτηρίων
% 1 = Χωρίς διαφορά, 7 = Απόλυτη διαφορά
macbeth_matrix = [
            4 2
1 3
     1
0
                         3;
     0
     0
% Συμμετρική μήτρα – συμπληρώνουμε τις κάτω τιμές με την ανάλογη συμμετρική
for i = 1:size(macbeth_matrix, 1)
     for j = 1:i-1
           macbeth_matrix(i, j) = 7 - macbeth_matrix(j, i);
     end
end
disp('Μήτρα Σύγκρισης Ελκυστικότητας (MACBETH):');
disp(macbeth_matrix);
% Υπολογισμός μέσων τιμών για κάθε κριτήριο
% Για απλότητα, ορίζουμε τα βάρη ως τους μέσους όρους των τιμών της μήτρας για κάθε κριτήριο
n = size(macbeth_matrix, 1);
weights = zeros(n, 1);
for i = 1:n
     weights(i) = mean(macbeth_matrix(i, :));
% Κανονικοποίηση των βαρών ώστε το άθροισμά τους να είναι 1
weights = weights / sum(weights);
disp('Κανονικοποιημένα βάρη των κριτηρίων:');
disp(weights);
% Εφαρμογή των βαρών σε υποθετικές εναλλακτικές λύσεις
% Ορίζουμε μια υποθετική βαθμολογία για κάθε εναλλακτική για κάθε κριτήριο
disp(ranking); των εναλλακτικών (από την πιο ελκυστική στην λιγότερο):');
```

```
% Υπολογισμός μέσων τιμών για κάθε κριτήριο
% Για απλότητα, ορίζουμε τα βάρη ως τους μέσους όρους των τιμών της μήτρας για κάθε κριτήριο n = size(macbeth_matrix, 1);
weights = zeros(n, 1);
for i = 1:n
   weights(i) = mean(macbeth_matrix(i, :));
% Κανονικοποίηση των βαρών ώστε το άθροισμά τους να είναι 1 weights = weights / sum(weights);
disp('Κανονικοποιημένα βάρη των κριτηρίων:');
disp(weights);
% Εφαρμογή των βαρών σε υποθετικές εναλλακτικές λύσεις
% Ορίζουμε μια υποθετική βαθμολογία για κάθε εναλλακτική για κάθε κριτήριο disp(ranking); των εναλλακτικών (από την πιο ελκυστική στην λιγότερο):'); Μήτρα Σύγκρισης Ελκυστικότητας (MACBETH):
   1 4 2 5
3 1 3 6
5 4 1 3
2 1 4 1
Κανονικοποιημένα βάρη των κριτηρίων:
   0.2609
   0.2826
   0.2826
   0.1739
Τελικές ελκυστικότητες εναλλακτικών:
   0.7652
   0.7848
Κατάταξη των εναλλακτικών (από την πιο ελκυστική στην λιγότερο):
octave:18>
```