

Πανεπιστήμιο Δυτικής Μακεδονίας
Τμήμα Ηλεκτρολόγων Μηχανικών & Μηχανικών
Πληροφορικής

Υλοποίηση και υπολογιστική σύγκριση
αλγορίθμων για προβλήματα
χωροθέτησης μονάδων

Δημήτριος Τσακμάκης
Επιβλέπων Καθηγητής: Νικόλαος Πλόσκας

5 Φεβρουαρίου 2021

Περίληψη

Η παρούσα διπλωματική εργασία έχει ως αντικείμενο τη μελέτη αλγορίθμων για το πρόβλημα της χωροθέτησης μονάδων. Πιο συγκεκριμένα, εξετάζεται το διακριτό μοντέλο του p -μέσου στο οποίο η χωροθέτηση των μονάδων στους κόμβους ενός δοσμένου γραφήματος γίνεται με τρόπο τέτοιο ώστε να ελαχιστοποιείται η συνολική απόσταση των κόμβων ζήτησης από τις μονάδες που χωροθετούνται. Σε αυτό το πλαίσιο υλοποιήθηκε ένας αλγόριθμος ωμής βίας, ο οποίος εγγυάται βέλτιστη λύση σε μη πρακτικό χρόνο εκτέλεσης. Επιπλέον, επιλέχθηκε και υλοποιήθηκε ένα πλήθος ευρετικών μεθόδων (κατασκευαστικοί και βελτιωτικοί αλγόριθμοι) που λύνουν το πρόβλημα προσεγγιστικά. Τα αποτελέσματα των κατασκευαστικών και βελτιωτικών αλγορίθμων χρησιμοποιήθηκαν για τη σύγκρισή τους και για να αναδείξουν πόσο αποδοτικοί είναι ως προς το χρόνο που χρειάζονται για να λύσουν το πρόβλημα καθώς και ως προς την ακρίβεια της λύσης που βρίσκουν.

Λέξεις κλειδιά: χωροθέτηση μονάδων, πρόβλημα p -μέσου, ωμή βία, ευρετικές μέθοδοι, κατασκευαστικοί αλγόριθμοι, βελτιωτικοί αλγόριθμοι

Abstract

The goal of this dissertation is to implement various algorithms for the facility location problem. More specifically, the discrete model of the p -median is examined in which the units are located at the nodes of a given graph in such a way as to minimize the total distance of the demand nodes from the units being located. In this context, a brute force algorithm was implemented, which guarantees an optimal solution in impractical execution time. In addition, a number of heuristic methods (construction and improvement algorithms) were selected and implemented that approximately solve the problem. The results of the construction and improvement algorithms were used to compare them and to show how efficient they are in terms of the time they need to solve the problem as well as in terms of the accuracy of the solution they find.

Keywords: facility location, p -median problem, brute force, heuristic methods, constructive algorithms, improvement algorithms

Δήλωση Πνευματικών Δικαιωμάτων

Δήλωση Πνευματικών Δικαιωμάτων Δηλώνω ρητά ότι, σύμφωνα με το άρθρο 8 του Ν. 1599/1986 και τα άρθρα 2,4,6 παρ. 3 του Ν. 1256/1982, η παρούσα Διπλωματική Εργασία με τίτλο "Υλοποίηση και υπολογιστική σύγκριση αλγορίθμων για προβλήματα χωροθέτησης μονάδων" καθώς και τα ηλεκτρονικά αρχεία και πηγαίοι κώδικες που αναπτύχθηκαν ή τροποποιήθηκαν στα πλαίσια αυτής της εργασίας και αναφέρονται ρητώς μέσα στο κείμενο που συνοδεύουν, και η οποία έχει εκπονηθεί στο Τμήμα Ηλεκτρολόγων Μηχανικών & Μηχανικών Πληροφορικής του Πανεπιστημίου Δυτικής Μακεδονίας, υπό την επίβλεψη του μέλους του Τμήματος κ. Νικόλαου Πλόσκα αποτελεί αποκλειστικά προϊόν προσωπικής εργασίας και δεν προσβάλλει κάθε μορφής πνευματικά δικαιώματα τρίτων και δεν είναι προϊόν μερικής ή ολικής αντιγραφής, οι πηγές δε που χρησιμοποιήθηκαν περιορίζονται στις βιβλιογραφικές αναφορές και μόνον. Τα σημεία όπου έχω χρησιμοποιήσει ιδέες, κείμενο, αρχεία ή / και πηγές άλλων συγγραφέων, αναφέρονται ευδιάκριτα στο κείμενο με την κατάλληλη παραπομπή και η σχετική αναφορά περιλαμβάνεται στο τμήμα των βιβλιογραφικών αναφορών με πλήρη περιγραφή.

Απαγορεύεται η αντιγραφή, αποθήκευση και διανομή της παρούσας εργασίας, εξ ολοκλήρου ή τμήματος αυτής, για εμπορικό σκοπό. Επιτρέπεται η ανατύπωση, αποθήκευση και διανομή για σκοπό μη κερδοσκοπικό, εκπαιδευτικής ή ερευνητικής φύσης, υπό την προϋπόθεση να αναφέρεται η πηγή προέλευσης και να διατηρείται το παρόν μήνυμα. Ερωτήματα που αφορούν τη χρήση της εργασίας για κερδοσκοπικό σκοπό πρέπει να απευθύνονται προς τον συγγραφέα. Οι απόψεις και τα συμπεράσματα που περιέχονται σε αυτό το έγγραφο εκφράζουν τον συγγραφέα και μόνο.

Copyright (C) Δημήτριος Τσακμάκης & Νικόλαος Πλόσκας, Κοζάνη, 2021

Υπογραφή Φοιτητή

Περιεχόμενα

1	Εισαγωγή	10
1.1	Ορισμός του προβλήματος	10
1.2	Κίνητρο για τη συγγραφή της εργασίας	10
1.3	Σκοπός και στόχοι εργασίας	10
1.4	Δομή της εργασίας	11
2	Βιβλιογραφική ανασκόπηση	12
2.1	Διατύπωση του προβλήματος του p-μέσου	12
2.2	Μοντελοποίηση	13
2.3	Μέθοδοι επίλυσης	14
3	Παρουσίαση αλγορίθμων	17
3.1	Αλγόριθμος brute force	17
3.1.1	Παράδειγμα αλγορίθμου brute force	17
3.1.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου brute force	18
3.2	Αλγόριθμος myopic (greedy-add algorithm)	19
3.2.1	Παράδειγμα αλγορίθμου myopic	20
3.2.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου myopic	20
3.3	Αλγόριθμος Teitz and Bart (exchange algorithm)	21
3.3.1	Παράδειγμα αλγορίθμου Teitz and Bart	21
3.3.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου Teitz and Bart	22
3.4	Αλγόριθμος neighborhood search	23
3.4.1	Παράδειγμα αλγορίθμου neighborhood search	23
3.4.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου neighborhood search	24
3.5	Αλγόριθμος drop approach	25
3.5.1	Παράδειγμα αλγορίθμου drop approach	25

3.5.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου drop approach	26
3.6	Αλγόριθμος random	27
3.6.1	Παράδειγμα αλγορίθμου random	27
3.7	Αλγόριθμος random plus greedy	28
3.7.1	Παράδειγμα αλγορίθμου random plus greedy	28
3.7.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου random plus greedy	29
3.8	Αλγόριθμος randomized greedy	30
3.8.1	Παράδειγμα αλγορίθμου randomized greedy	30
3.8.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου randomized greedy	31
3.9	Αλγόριθμος proportional greedy	32
3.9.1	Παράδειγμα αλγορίθμου proportional greedy	32
3.9.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου proportional greedy	33
3.10	Αλγόριθμος proportional worst	34
3.10.1	Παράδειγμα αλγορίθμου proportional worst	35
3.10.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου proportional worst	35
3.11	Αλγόριθμος sample greedy	36
3.11.1	Παράδειγμα αλγορίθμου sample greedy	36
3.11.2	Ψευδοκώδικας αλγορίθμου sample greedy	37
4	Υπολογιστικά Αποτελέσματα	38
4.1	Περιγραφή του πειράματος	38
4.2	Αποτελέσματα των αλγορίθμων	39
4.3	Σύγκριση αλγορίθμων	40
5	Συμπεράσματα	61
	Παραρτήματα	64
	Α' Αναλυτικά αποτελέσματα αλγορίθμων	65

Κατάλογος σχημάτων

3.1	Γράφημα παραδειγμάτων για το πρόβλημα του p -μέσου	18
4.1	Αποκλίσεις από βέλτιστη λύση	40
4.2	Χρόνοι εκτέλεσης	41

Κατάλογος αλγορίθμων

1	Brute force algorithm	19
2	Myopic/Greedy-add algorithm	21
3	Teitz and Bart algorithm	22
4	Neighborhood search algorithm	24
5	Drop approach algorithm	27
6	Random algorithm	28
7	Random plus greedy algorithm	29
8	Randomized greedy algorithm	31
9	Proportional greedy algorithm	34
10	Proportional worst algorithm	36
11	Sample greedy algorithm	37

Κατάλογος πινάκων

4.1	Δεδομένα εισόδου αλγορίθμων	45
4.2	Αποτελέσματα αλγορίθμου myopic	46
4.3	Αποτελέσματα αλγορίθμου random	47
4.4	Αποτελέσματα αλγορίθμου random plus greedy	48
4.5	Αποτελέσματα αλγορίθμου randomized greedy	49
4.6	Αποτελέσματα αλγορίθμου proportional greedy	50
4.7	Αποτελέσματα αλγορίθμου proportional worst	51
4.8	Αποτελέσματα αλγορίθμου sample greedy	52
4.9	Αποτελέσματα αλγορίθμου drop approach	53
4.10	Αποκλίσεις αλγορίθμου Teitz and Bart από τις βέλτιστες λύσεις	54
4.11	Αποκλίσεις αλγορίθμου Teitz and Bart από τις αρχικές λύσεις	55
4.12	Χρόνοι εκτέλεσης αλγορίθμου Teitz and Bart (seconds)	56
4.13	Αποκλίσεις αλγορίθμου Neighborhood search από τις βέλτιστες λύσεις	57
4.14	Αποκλίσεις αλγορίθμου Neighborhood search από τις αρχικές λύσεις	58
4.15	Χρόνοι εκτέλεσης αλγορίθμου Neighborhood search (seconds)	59
4.16	Αποκλίσεις από βέλτιστη λύση	60
4.17	Χρόνοι εκτέλεσης	60
A.1	Myopic	66
A.2	Random	67
A.3	Rrandom plus greedy	68
A.4	Randomized greedy	69
A.5	Proportional greedy	70
A.6	Proportional worst	71
A.7	Sample greedy	72
A.8	Drop approach	73

A'.9 Teitz and Bart (Myopic input)	74
A'.10Teitz and Bart (Random input)	75
A'.11Teitz and Bart (Random plus greedy input)	76
A'.12Teitz and Bart (Randomized greedy input)	77
A'.13Teitz and Bart (Proportional greedy input)	78
A'.14Teitz and Bart (Proportional worst input)	79
A'.15Teitz and Bart (Sample greedy input)	80
A'.16Teitz and Bart (Drop approach input)	81
A'.17Neighborhood Search (Myopic input)	82
A'.18Neighborhood Search (Random input)	83
A'.19Neighborhood Search (Random plus greedy input)	84
A'.20Neighborhood Search (Randomized greedy input)	85
A'.21Neighborhood Search (Proportional greedy input)	86
A'.22Neighborhood Search (Proportional worst input)	87
A'.23Neighborhood Search (Sample greedy input)	88
A'.24Neighborhood Search (Drop approach input)	89

Κεφάλαιο 1

Εισαγωγή

1.1 Ορισμός του προβλήματος

Το πρόβλημα του p -μέσου ορίζεται ως η εύρεση p σημείων εφοδιασμού έτσι ώστε να ελαχιστοποιείται η συνολική απόσταση μεταξύ των σημείων αυτών και ενός αριθμού πελατών. Το πρόβλημα αυτό είναι συνηθισμένο στην καθημερινή ζωή χωρίς να γίνεται αντιληπτό. Ο προσδιορισμός της θέσης μίας βιομηχανικής μονάδας (1-median problem) και η χωροθέτηση των νοσοκομείων σε μία πόλη αποτελούν στιγμιότυπα του ίδιου αυτού προβλήματος. Είτε πρέπει να μετακινηθούμε εμείς προς τους πελάτες είτε αυτοί προς εμάς το πρόβλημα παραμένει το ίδιο, αφού οι πελάτες θα προτιμήσουν την πλησιέστερη μονάδα σε ένα περιβάλλον ανταγωνισμού.

1.2 Κίνητρο για τη συγγραφή της εργασίας

Κίνητρο της παρούσας διπλωματικής εργασίας αποτελεί η ενασχόληση με το πρόβλημα της χωροθέτησης μονάδων και η υλοποίηση διάφορων αλγόριθμων για την επίλυσή του. Το πρόβλημα χωροθέτησης μονάδων παραγωγής είναι ένα πολύ σημαντικό πρόβλημα και οι αλγόριθμοι που έχουν υλοποιηθεί αρκετοί. Ωστόσο, μια σύγκριση μεταξύ αυτών των αλγορίθμων λείπει από τη βιβλιογραφία, οπότε αυτό το κενό αποσκοπεί να καλύψει αυτή η διπλωματική εργασία.

1.3 Σκοπός και στόχοι εργασίας

Σκοπός της εργασίας είναι η υλοποίηση διάφορων αλγορίθμων επίλυσης του προβλήματος του p -μέσου και, τελικά, η σύγκρισή τους ως προς την απόκλιση που

αποδίδουν οι λύσεις τους από τις βέλτιστες λύσεις και ως προς τους χρόνους εκτέλεσης. Οι στόχοι της εργασίας είναι η εξοικείωση με το πρόβλημα της χωροθέτησης μονάδων, η εισαγωγή στον σύνθετο αλγοριθμικό τρόπο σκέψης για την επίλυση του προβλήματος και η κατανόηση των διαφορών μεταξύ διαφορετικών τρόπων επίλυσης.

1.4 Δομή της εργασίας

Στο δεύτερο κεφάλαιο παρουσιάζεται η μοντελοποίηση του προβλήματος του p -μέσου και αναφέρονται μέθοδοι που έχουν χρησιμοποιηθεί στο παρελθόν από άλλους ερευνητές που έχουν ασχοληθεί με το πρόβλημα. Στο τρίτο κεφάλαιο αναλύονται περιγραφικά και με τη χρήση ενός παραδείγματος οι αλγόριθμοι που υλοποιήθηκαν στο πλαίσιο της παρούσας διπλωματικής. Στο τέταρτο κεφάλαιο παρουσιάζονται τα αποτελέσματα του πειραματικού μέρους με χρήση πινάκων και γραφημάτων και συγκρίνονται οι διαφορετικές μέθοδοι επίλυσης του προβλήματος. Τέλος, στο πέμπτο κεφάλαιο δίνονται τα συμπεράσματα της εργασίας και προτείνονται μελλοντικές βελτιώσεις και υλοποιήσεις.

Κεφάλαιο 2

Βιβλιογραφική ανασκόπηση

2.1 Διατύπωση του προβλήματος του p -μέσου

Το πρόβλημα της χωροθέτησης μονάδων περιλαμβάνει τον προσδιορισμό της φυσικής θέσης βιομηχανικών μονάδων με στόχο να ελαχιστοποιηθεί το κόστος μεταφοράς ενός προϊόντος ή μιας υπηρεσίας σε σημεία ζήτησης. Υποκατηγορία αυτού αποτελεί το πρόβλημα του p -μέσου (PMP) το οποίο εξετάζεται στην παρούσα εργασία και ορίζεται ως εξής: δοθέντος m πιθανών κόμβων εξυπηρέτησης και n κόμβων ζήτησης σε ένα συνεκτικό γράφημα, να επιλεγθούν p από τους m κόμβους για τοποθέτηση βιομηχανικών μονάδων έτσι ώστε να ελαχιστοποιηθεί η συνολική βεβαρημένη με τη ζήτηση απόσταση μεταξύ των κόμβων εξυπηρέτησης και των κόμβων ζήτησης. Το κόστος για την εξυπηρέτηση της ζήτησης στον κόμβο i προκύπτει ως το γινόμενο της ζήτησης του κόμβου αυτού επί την απόσταση του κόμβου από την πλησιέστερη σε αυτόν μονάδα.

Παραδείγματα του προβλήματος αποτελούν η χωροθέτηση νοσοκομείων, αστυνομικών τμημάτων, πυροσβεστικών σταθμών, σχολείων, αποθηκών μιας επιχείρησης, καταστημάτων λιανικής πώλησης, πυρηνικών εργοστασίων. Οι Kariv και Hakimi [?] έδειξαν ότι το πρόβλημα ανήκει στην κατηγορία NP-hard σε ένα γράφημα, όμως σε ένα δέντρο μπορούμε να πάρουμε λύση σε πολυωνυμικό χρόνο. Επιπλέον, ο Hakimi [?] έδειξε ότι τουλάχιστον μία βέλτιστη λύση υπάρχει εάν χωροθετηθούν μονάδες σε υπάρχοντες κόμβους του γραφήματος.

2.2 Μοντελοποίηση

Παρακάτω διατυπώνεται η μαθηματική μοντελοποίηση για το πρόβλημα του p -μέσου [?]:

$A = \{1, 2, \dots, m\}$: το σύνολο των υποψήφιων κόμβων εξυπηρέτησης

$B = \{1, 2, \dots, n\}$: το σύνολο των κόμβων ζήτησης

d_j : η ζήτηση του κόμβου j

c_{ij} : κόστος εξυπηρέτησης του κόμβου j από τον κόμβο i

p : ο αριθμός των μονάδων προς χωροθέτηση

$y_i = \begin{cases} 1 & \text{αν τοποθετηθεί μονάδα στον κόμβο } i \\ 0 & \text{αν δεν τοποθετηθεί μονάδα στον κόμβο } i \end{cases}$

x_{ij} : το μέρος της ζήτησης του κόμβου j που εξυπηρετείται από τον κόμβο i

Αντικειμενική συνάρτηση:

$$\min \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n d_j c_{ij} x_{ij}$$

Περιορισμοί:

$$\sum_{i=1}^m x_{ij} = 1, \forall j \in B \quad (2.1)$$

$$\sum_{i=1}^m y_i = p \quad (2.2)$$

$$x_{ij} - y_i \leq 0, \forall i \in A, \forall j \in B \quad (2.3)$$

$$y_i \in \{0, 1\}, \forall i \in A \quad (2.4)$$

$$x_{ij} \geq 0, \forall i \in A, \forall j \in B \quad (2.5)$$

Ο περιορισμός (2.1) εξασφαλίζει ότι όλη η ζήτηση στον κόμβο j θα εξυπηρετηθεί. Ο περιορισμός (2.2) απαιτεί τη χωροθέτηση ακριβώς p μονάδων. Ο περιορισμός (2.3) σημαίνει ότι οι κόμβοι ζήτησης μπορούν να ανατεθούν μόνο σε κόμβους που έχουν επιλεγεί ως εξυπηρετητές. Εάν δεν υπήρχε ο περιορισμός (2.3) τότε το πρόβλημα ανήκει στην κατηγορία NP-Complete και είναι πολύ δύσκολο να λυθεί. Ο

περιορισμός (2.4) ορίζει τη μεταβλητή y_i ως δυαδική μεταβλητή και, τέλος, ο περιορισμός (2.5) απαγορεύει αρνητικές τιμές στις μεταβλητές x_{ij} . Το πλήθος των πιθανών λύσεων προκύπτει ότι είναι $\binom{m}{p}$.

2.3 Μέθοδοι επίλυσης

Ως πρόβλημα βελτιστοποίησης υπάρχουν δύο κατηγορίες μεθόδων για την επίλυση του p -μέσου, οι ακριβείς μέθοδοι και οι ευρετικές μέθοδοι. Οι ακριβείς μέθοδοι βρίσκουν τη βέλτιστη λύση όμως δεν είναι πρακτικές για μεγάλα προβλήματα, ενώ οι ευρετικές βρίσκουν γρήγορα μία προσεγγιστική λύση.

Ο Hakimi [?] χρησιμοποίησε την απαρίθμηση, μια ακριβή μέθοδο, για να λύσει ένα πρόβλημα 10 κόμβων με τρεις μονάδες προς χωροθέτηση. Η μέθοδος της απαρίθμησης εγγυάται τη βέλτιστη λύση όμως σε μεγάλα δίκτυα ο υπολογισμός όλων των συνδυασμών θα χρειαζόταν χρόνια. Οι Kariv και Hakimi [?] παρουσίασαν έναν $O(p^2n^2)$ αλγόριθμο για το πρόβλημα του p -μέσου σε ένα δέντρο. Ο Tamir [?] βελτίωσε τον υπολογιστικό χρόνο και παρουσίασε έναν $O(pn^2)$ αλγόριθμο για το πρόβλημα σε ένα δέντρο. Οι ReVelle και Swain [?], χρησιμοποιώντας μια άλλη ακριβή μέθοδο, διατύπωσαν το πρόβλημα του p -μέσου ως ένα πρόβλημα μικτού ακέραιου προγραμματισμού. Οι Rosing, ReVelle, και Rosing-Vogelaar [?] απλοποίησαν ένα μοντέλο του προβλήματος απαλείφοντας τις γραμμές και στήλες όπου δεν υπήρχε ανάθεση ζήτησης. Ο Church [?] εξάλειψε τις αναθέσεις για ζήτηση όπου η μονάδα ήταν πολύ μακριά για να εξυπηρετήσει τη ζήτηση.

Οι ευρετικές μέθοδοι παράγουν προσεγγιστικές λύσεις σε μικρό χρόνο και για αυτό το λόγο προτιμώνται στην επίλυση του προβλήματος. Υπάρχουν πολλές ευρετικές μέθοδοι που έχουν προταθεί για την επίλυση του προβλήματος καθώς και συνδιασμοί τους.

Η άπληστη μέθοδος, greedy heuristic (Kuehn και Hamburger) [?] ξεκινάει θεωρώντας κενό το σύνολο των κόμβων προς χωροθέτηση. Στη συνέχεια λύνει το 1-median πρόβλημα και προσθέτει τον πρώτο κόμβο στο σύνολο των κόμβων λύσης. Σε κάθε βήμα προστίθεται στη λύση (δηλαδή χωροθετείται μια νέα μονάδα) κάθε φορά ο κόμβος που μειώνει περισσότερο το συνολικό κόστος της αντικειμενικής συνάρτησης. Η διαδικασία επαναλαμβάνεται p φορές. Μια αποδοτική υλοποίηση

παρουσίασε ο Robert Whitetaker [?].

Η μέθοδος greedy-drop [?], εναλλακτικά stingy heuristic, θεωρεί αρχικά ότι όλοι οι κόμβοι ανήκουν στη λύση. Αφαιρείται ένας κόμβος κάθε φορά μέχρι να μείνουν p κόμβοι στο σύνολο κόμβων λύσης. Ο κόμβος που αφαιρείται σε κάθε επανάληψη είναι αυτός που αυξάνει λιγότερο το συνολικό κόστος. Οι Salhi και Atkinson [?] υλοποίησαν μια τροποποιημένη έκδοση του αλγορίθμου όπου το σύνολο λύσης περιλαμβάνει, αρχικά, ένα υποσύνολο των κόμβων του γραφήματος. Μια ακόμη ευρετική μέθοδος, γνωστή ως dual ascent heuristic, προτάθηκε από τους Captivo [?] και Galvao [?]. Οι τρεις παραπάνω μέθοδοι ανήκουν στις κατασκευαστικές μεθόδους (constructive heuristics), δηλαδή παράγουν μια προσεγγιστική εφικτή λύση χωρίς να χρειάζονται μία αρχική λύση ως είσοδο.

Η εναλλακτική μέθοδος, alternating heuristic [?] θεωρεί p χωροθετημένες μονάδες και αναθέτει τους κόμβους στην πλησιέστερη μονάδα. Σε κάθε γειτονιά λύνεται το 1-median πρόβλημα και εάν βρεθεί καλύτερος κόμβος λύσης στις γειτονιές τότε ανανεώνεται η αρχική λύση. Η διαδικασία επαναλαμβάνεται έως ότου να μην υπάρξει αλλαγή σε όλες τις γειτονιές.

Η μέθοδος αντικατάστασης κόμβου, interchange heuristic [?], γνωστή και ως Teitz and Bart, ξεκινά με μία υπάρχουσα λύση και σε κάθε βήμα αντικαθιστά έναν από τους p κόμβους της λύσης με τον κόμβο του γραφήματος που μειώνει περισσότερο το συνολικό κόστος, εάν υπάρχει τέτοιος κόμβος. Η μέθοδος αντικατάστασης καθώς και η εναλλακτική μέθοδος ανήκουν στην κατηγορία τοπικής αναζήτησης (local search).

Οι Wangshu Mu και Daoqin Tong [?] υλοποίησαν μία παραλλαγή του αλγορίθμου Teitz and Bart η οποία δίνει προτεραιότητα στην αναζήτηση κόμβων για αντικατάσταση βασισμένη στη χωρική πυκνότητα ζήτησης του δικτύου.

Η χαλάρωση Lagrange [?] [?] [?] είναι μία μεθευρετική μέθοδος που έχει χρησιμοποιηθεί για την επίλυση του προβλήματος. Η αναζήτηση Tabu [?] (Tabu search) και παραλλαγές της είναι άλλη μια μέθοδος που έχει προταθεί. Άλλες μεθευρετικές μέθοδοι που επιχειρούν να επιλύσουν το πρόβλημα του p -μέσου είναι η αναζήτηση μεταβλητής γειτονιάς [?] (Variable Neighborhood Search),

Ένας άλλος υβριδικός ευρετικός αλγόριθμος με την ονομασία GRASP with path relinking υλοποιήθηκε από τους Resende και Werneck [?] στον οποίο μία τυχαία κατασκευασμένη λύση χρησιμοποιεί στη συνέχεια τοπική αναζήτηση και σε συν-

δυσασμό με μία διαδικασία επανασύνδεσης μονοπατιού παράγει μία τελική λύση. Άλλες μέθοδοι που χρησιμοποιήθηκαν είναι μεθευρετικές μέθοδοι Ant Colony [?], Simulated Annealing [?] [?] [?], Scatter search [?], Genetic programming [?] [?] [?] .

Κεφάλαιο 3

Παρουσίαση αλγορίθμων

Στο κεφάλαιο αυτό περιγράφονται οι αλγόριθμοι που υλοποιήθηκαν για το πρόβλημα της χωροθέτησης μονάδων. Ο αλγόριθμος ωμής βίας ανήκει στην κατηγορία των ακριβών μεθόδων, ενώ οι υπόλοιποι αλγόριθμοι ανήκουν στην κατηγορία των ευρετικών μεθόδων. Επιπλέον, για κάθε αλγόριθμο παρατίθεται ψευδοκώδικας και ένα αναλυτικό παράδειγμα. Το γράφημα είναι το ίδιο σε όλους τους αλγορίθμους ώστε να είναι κατανοητή και ευκολότερη η σύγκρισή τους.

3.1 Αλγόριθμος brute force

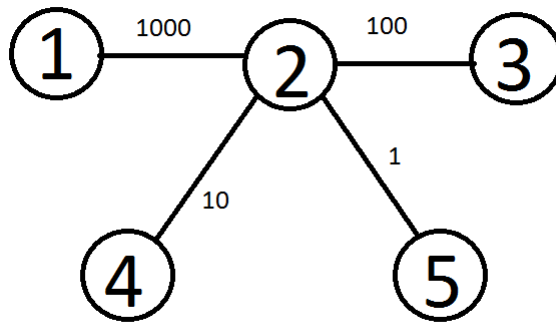
Ο αλγόριθμος ωμής βίας (brute force algorithm) είναι ο μόνος αλγόριθμος (από αυτούς που υλοποιήθηκαν στα πλαίσια αυτής της διπλωματικής εργασίας) που εγγυάται την εύρεση της βέλτιστης λύσης, όμως με σημαντικά αυξημένο κόστος χρόνου εκτέλεσης για ρεαλιστικά προβλήματα. Έστω F το σύνολο των πιθανών κόμβων προς χωροθέτηση (m συμβολίζεται το πλήθος των στοιχείων του F), S το σύνολο που περιέχει τους κόμβους λύσης και p ο απαιτούμενος αριθμός μονάδων προς χωροθέτηση. Ο αλγόριθμος υπολογίζει όλους τους συνδυασμούς κόμβων m ανά p καθώς και τα αντίστοιχα κόστη των συνδυασμών αυτών. Ως λύση επιλέγεται ο συνδυασμός που αποδίδει το μικρότερο κόστος (C). Η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου που υλοποιήθηκε είναι $m!/p!(m-p)!$

3.1.1 Παράδειγμα αλγορίθμου brute force

Όπως ήδη αναφέρθηκε, όλοι οι αλγόριθμοι θα παρουσιαστούν μέσω του παραδείγματος που βρίσκεται στην Εικόνα 3.1.

Τα σύνολα F και S είναι:

Σχήμα 3.1: Γράφημα παραδειγμάτων για το πρόβλημα του p -μέσου



$$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\rightarrow S = \{\} \text{ (αρχικά κενό)}$$

Ο αλγόριθμος υπολογίζει τους παρακάτω συνδυασμούς και τα αντίστοιχα κόστη τους. Ο συνδυασμός με το ελάχιστο κόστος αποτελεί το σύνολο λύσης S ($C_{i,j}$ συμβολίζεται το κόστος εξυπηρέτησης του κόμβου i από τον κόμβο j):

$$\{1, 2\} \rightarrow C = C_{1,1} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2} = 0 + 0 + 100 + 10 + 1 = 111$$

$$\{1, 3\} \rightarrow C = C_{1,1} + C_{2,3} + C_{3,3} + C_{4,3} + C_{5,3} = 0 + 100 + 0 + 110 + 101 = 311$$

$$\{1, 4\} \rightarrow C = C_{1,1} + C_{2,4} + C_{3,4} + C_{4,4} + C_{5,4} = 0 + 10 + 110 + 0 + 11 = 131$$

$$\{1, 5\} \rightarrow C = C_{1,1} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,5} + C_{5,5} = 0 + 1 + 101 + 11 + 0 = 113$$

$$\{2, 3\} \rightarrow C = C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,3} + C_{4,2} + C_{5,2} = 1000 + 0 + 0 + 10 + 1 = 1011$$

$$\{2, 4\} \rightarrow C = C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,4} + C_{5,2} = 1000 + 0 + 100 + 0 + 1 = 1101$$

$$\{2, 5\} \rightarrow C = C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,5} = 1000 + 0 + 100 + 10 + 0 = 1110$$

$$\{3, 4\} \rightarrow C = C_{1,4} + C_{2,4} + C_{3,3} + C_{4,4} + C_{5,4} = 1010 + 10 + 0 + 0 + 11 = 1031$$

$$\{3, 5\} \rightarrow C = C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,3} + C_{4,5} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 0 + 11 + 0 = 1013$$

$$\{4, 5\} \rightarrow C = C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,4} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 101 + 0 + 0 = 1103$$

Άρα τελικά θα εγκατασταθούν μονάδες στους κόμβους 1 και 2 με κόστος 111 το οποίο αποτελεί τη βέλτιστη λύση.

$$\text{Λύση: } S = \{1, 2\}, C = 111$$

3.1.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου brute force

Στον πίνακα 1 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου brute force.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$   
 $S = [p];$   
 $cost = inf;$   
 $i = 0;$   
 $tempSet = [p];$   
 $N = factorial(m)/factorial(p) * factorial(m - p);$   
while  $i < N$  do  
     $tempSet = calculateCombination(i);$   
     $tempCost = calculateCost(S);$   
    if  $tempCost < cost$  then  
         $S = tempSet;$   
         $cost = tempCost;$   
     $i = i + 1;$   
end
```

Αλγόριθμος 1: Brute force algorithm

3.2 Αλγόριθμος myopic (greedy-add algorithm)

Ο μυωπικός αλγόριθμος, ο οποίος είναι ένας άπληστος αλγόριθμος, είναι ο απλούστερος (ευρετικός) αλγόριθμος για το πρόβλημα χωροθέτησης μονάδων. Ο αλγόριθμος λειτουργεί ως εξής: έστω F το σύνολο των πιθανών κόμβων προς χωροθέτηση, S το σύνολο που περιέχει τους κόμβους λύσης και p ο αριθμός των μονάδων προς εγκατάσταση. Αρχικά, το σύνολο S είναι κενό και θεωρούμε άπειρο (ή πολύ μεγάλο) κόστος. Σε κάθε βήμα του αλγορίθμου υπολογίζεται ποιος κόμβος από το σύνολο F , ο οποίος δεν έχει προστεθεί ήδη στο σύνολο S , ελαττώνει περισσότερο το συνολικό κόστος εάν τοποθετήσουμε σε αυτόν μονάδα. Ο κόμβος αυτός προστίθεται στους κόμβους λύσης (σύνολο S). Η παραπάνω διαδικασία επαναλαμβάνεται μέχρις ότου το σύνολο S να έχει p στοιχεία, που σημαίνει ότι θα έχουν βρεθεί p κόμβοι για χωροθέτηση. Το μειονέκτημα του αλγορίθμου είναι ότι από τη στιγμή που ένας κόμβος προστεθεί στους κόμβους λύσης δε μπορεί να αφαιρεθεί (όπως συμβαίνει σε άλλους αλγορίθμους π.χ. Teitz and Bart). Συνεπώς, ο αλγόριθμος είναι βέλτιστος για $p = 1$ ενώ για τιμές του p μεγαλύτερες της μονάδας η λύση του μπορεί να απέχει πολύ από την βέλτιστη. Η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου που υλοποιήθηκε είναι $O(p^2n^2)$.

3.2.1 Παράδειγμα αλγορίθμου myopic

Τα σύνολα F και S είναι:

$$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\rightarrow S = \{\} \text{ (αρχικά κενό)}$$

Αρχικά ο κόμβος 2 προστίθεται στο σύνολο S επειδή είναι αυτός που δίνει το μικρότερο κόστος το οποίο είναι: $C = C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2} = 1000 + 0 + 100 + 10 + 1 = 1111$. Όλοι οι κόμβοι εξυπηρετούνται από τον 2 σε αυτό το σημείο και $S = \{2\}$.

Για παράδειγμα αν επιλέγαμε τον κόμβο 5 το κόστος θα ήταν: $C = C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,5} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 101 + 11 + 0 = 1113 (> 1111)$. Με παρόμοιο τρόπο μπορούμε να δούμε ότι και οι υπόλοιποι κόμβοι δίνουν κόστος μεγαλύτερο από 1111.

Στη συνέχεια ο αλγόριθμος προσθέτει τον κόμβο 1 στο σύνολο S , επειδή αυτός μειώνει περισσότερο το κόστος με δεδομένο ότι ο κόμβος 2 είναι ήδη μέρος της λύσης, και το νέο κόστος είναι: $C = C_{1,1} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2} = 0 + 0 + 100 + 10 + 1 = 111$. Ο κόμβος 1 εξυπηρετείται από τον 1, και οι υπόλοιποι από τον 2 (ο 2 από τον εαυτό του). $S = \{2, 1\}$.

Άρα για $p = 2$ ο αλγόριθμος επιλέγει τους κόμβους 1 και 2 με συνολικό κόστος 111.

Λύση: $S = \{2, 1\}, C = 111$ (στο συγκεκριμένο παράδειγμα ο αλγόριθμος έτυχε να βρει τη βέλτιστη λύση για το πρόβλημα)

3.2.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου myopic

Στον πίνακα 2 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου myopic/greedy-add.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$   
 $S = [p];$   
for  $i \leftarrow 0$  to  $p - 1$  do  
   $cost = inf;$   
  for  $j \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do  
    if  $tempCost(F[j]) < cost$  then  
       $cost = tempCost(F[j]);$   
       $S[i] = F[j];$   
    end  
  end  
end  
 $calculateCost(S);$ 
```

Αλγόριθμος 2: Myopic/Greedy-add algorithm

3.3 Αλγόριθμος Teitz and Bart (exchange algorithm)

Ο αλγόριθμος αυτός αξιοποιεί μία εφικτή λύση που έχει παραχθεί από κάποιον άλλο ευρετικό αλγόριθμο και τη βελτιώνει. Έστω F το σύνολο των πιθανών κόμβων προς χωροθέτηση, S το σύνολο που περιέχει έναν πιθανό συνδυασμό κόμβων λύσης και p ο αριθμός των μονάδων προς χωροθέτηση. Ο αλγόριθμος υπολογίζει το κόστος της λύσης εάν αντικαθιστούσαμε τον πρώτο κόμβο του συνόλου S με έναν κόμβο του γραφήματος που δεν είναι μέρος της λύσης που τροφοδότησε τον αλγόριθμο (που δεν ανήκει στο S αλλά ανήκει στο F), αυτό επαναλαμβάνεται για όλα τα στοιχεία του συνόλου F . Εάν βρεθεί κόστος μικρότερο από αυτό που έδινε η αρχική λύση S , τότε αντικαθιστούμε τον πρώτο κόμβο του S με αυτόν που παρέχει το μικρότερο κόστος. Η διαδικασία επαναλαμβάνεται p φορές, δηλαδή μία για κάθε κόμβο της αρχικής λύσης S . Ο αλγόριθμος δε βελτιώνει πάντα την αρχική λύση που παίρνει ως είσοδο. Η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου που υλοποιήθηκε είναι $O(p^2n^2)$.

3.3.1 Παράδειγμα αλγορίθμου Teitz and Bart

Έστω ότι η αρχική λύση που εισάγουμε στον αλγόριθμο είναι οι κόμβοι 4 και 5 με κόστος: $C = C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,4} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 101 + 0 + 0 = 1103$

Άρα τα σύνολα F και S είναι:

$$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$\rightarrow S = \{4, 5\}$

Στο πρώτο βήμα του αλγορίθμου εξετάζεται εάν έχουμε μείωση του κόστους με την αντικατάσταση του πρώτου κόμβου του S (δηλαδή του 4) με κάθε έναν από τους υπόλοιπους κόμβους του F . Η μεγαλύτερη μείωση παρατηρείται εάν αντικαταστήσουμε τον 4 με τον 1 άρα το S γίνεται $S = \{1, 5\}$ και πλέον το κόστος είναι: $C = C_{1,1} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,5} + C_{5,5} = 0 + 1 + 101 + 11 + 0 = 113$.

Στο δεύτερο βήμα εξετάζουμε τον δεύτερο κόμβο του S δηλαδή τον 5 με παρόμοιο τρόπο. Με αντικατάστασή του από τον κόμβο 2 έχουμε το λιγότερο κόστος $C = C_{1,1} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2} = 0 + 0 + 100 + 10 + 1 = 111$ και ο αλγόριθμος σταματάει επειδή εξετάσαμε όλα τα στοιχεία του S . Τελικά, καταλήγουμε σε μια καλύτερη λύση με κόμβους προς χωροθέτηση τους 1 και 2 και κόστος 111.

Λύση: $S = \{1, 2\}$, $C = 111$ (καταλήξαμε πάλι σε βέλτιστη το οποίο οφείλεται στη φύση του παραδείγματος, πιθανότατα δε θα συνέβαινε σε πραγματικό πρόβλημα μεγάλων διαστάσεων)

3.3.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου Teitz and Bart

Στον πίνακα 3 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου Teitz and Bart.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση και μία εφικτή λύση έστω S' κόστους C'

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$   
 $S = [p];$   
 $S = S';$   
 $cost = C';$   
for  $i \leftarrow 0$  to  $p - 1$  do  
  for  $j \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do  
     $swap(S[i], F[j]);$   
    if  $calculateCost(S) < cost$  then  
       $cost = calculate\_cost(S);$   
       $S[i] = F[j];$   
    end  
  end  
end  
 $calculateCost(S);$ 
```

Αλγόριθμος 3: Teitz and Bart algorithm

3.4 Αλγόριθμος neighborhood search

Είναι ένας ακόμη βελτιωτικός αλγόριθμος που απαιτεί ως είσοδο μία εφικτή λύση. Έστω S το σύνολο που περιέχει ένα πιθανό συνδυασμό κόμβων λύσης. Ο αλγόριθμος αυτός δημιουργεί p γειτονιές, όπου p ο απαιτούμενος αριθμός μονάδων προς χωροθέτηση. Μια γειτονιά αποτελείται από έναν κόμβο λύσης s_i (“κεντρικός” κόμβος της γειτονιάς) και όλους τους κόμβους του γραφήματος οι οποίοι είναι πλησιέστεροι στον s_i από ότι σε οποιονδήποτε άλλο κόμβο λύσης. Στη συνέχεια ο αλγόριθμος λύνει το 1-median πρόβλημα (με χρήση του μωπικού αλγορίθμου) σε κάθε γειτονιά και εάν κάποιος κόμβος της γειτονιάς μειώνει το κόστος τότε αυτός γίνεται ο νέος “κεντρικός” κόμβος της γειτονιάς. Στην επόμενη επανάληψη δημιουργούμε ξανά τις (νέες πλέον) γειτονιές και λύνουμε πάλι το 1-median πρόβλημα ανά γειτονιά. Η διαδικασία επαναλαμβάνεται μέχρι να μην υπάρξει αντικατάσταση του “κεντρικού” κόμβου σε οποιαδήποτε γειτονιά.

3.4.1 Παράδειγμα αλγορίθμου neighborhood search

Έστω ότι η αρχική λύση που εισάγουμε στον αλγόριθμο είναι οι κόμβοι 4 και 5 με κόστος: $C = C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,4} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 101 + 0 + 0 = 1103$

Άρα τα σύνολα F και S είναι:

$$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\rightarrow S = \{4, 5\}$$

Αρχικά δημιουργούνται 2 γειτονιές, μία με κεντρικό κόμβο τον 4 και μία με τον κόμβο 5, έστω A και B αντίστοιχα: $A = \{4\}$ και $B = \{1, 2, 3, 5\}$

Στην γειτονιά A δεν υπάρχει αλλαγή όμως στην B η καλύτερη επιλογή είναι ο κόμβος 2 (δηλαδή ο κόμβος αυτός είναι η λύση του 1-median προβλήματος για το σύνολο B), άρα: $S = \{2, 4\}$ και κόστος $C = C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,4} + C_{5,2} = 1000 + 0 + 100 + 1 + 0 = 1101$ (μικρότερο του 1103).

Δημιουργούνται ξανά οι γειτονιές με κεντρικούς κόμβους τους 4 και 2: $A = \{4\}$ και $B = \{1, 2, 3, 5\}$. Αυτή τη φορά δεν υπάρχει αλλαγή η οποία ελαττώνει το κόστος, άρα το S δε μεταβάλλεται και ο αλγόριθμος σταματάει. Δηλαδή τοποθετούμε μονάδες στους κόμβους 2 και 4 με κόστος 1103.

Λύση: $S = \{2, 4\}$, $C = 1101$ (βελτίωση ως προς το αρχικό κόστος 1103)

3.4.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου neighborhood search

Στον πίνακα 4 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου neighborhood search.

```
Data: Γράφημα  $G = (V, E)$  ( $m$  σε πλήθος κορυφές) και  $p$  το πλήθος των  
μονάδων προς χωροθέτηση και μία εφικτή λύση έστω  $S'$  κόστους  $C'$   
Result: Σύνολο  $S$ ,  $p$  στοιχείων-κορυφών (από τα  $m$ ), και το αντίστοιχο  
κόστος  
  
 $F = [m];$   
 $S = [p];$   
 $S = S';$   
 $cost = C';$   
 $tempSet = S;$   
 $flag = true;$   
while  $i < N$  do  
  for  $i \leftarrow 0$  to  $p - 1$  do  
     $createNeighborhood(i);$   
     $solveOneMedian(i);$   
    if  $calculateCost(S) < cost$  then  
      // solution(i) is the solution vertex of the 1-median  
      problem  
       $tempSet[i] = solution(i);$   
    end  
  if  $tempSet == S$  then  
     $flag = false;$   
     $S = tempSet;$   
  end  
end  
 $calculateCost(S);$ 
```

Αλγόριθμος 4: Neighborhood search algorithm

3.5 Αλγόριθμος drop approach

Έστω F το σύνολο των πιθανών κόμβων προς χωροθέτηση, S το σύνολο που περιέχει τους κόμβους λύσης και p ο απαιτούμενος αριθμός μονάδων προς εγκατάσταση. Ο αλγόριθμος αυτός θεωρεί, αρχικά, ότι το S περιέχει όλα τα στοιχεία του F δηλαδή ότι έχουμε εγκαταστήσει μονάδες σε όλους τους υποψήφιους κόμβους άρα το αρχικό κόστος είναι μηδέν. Στη συνέχεια, υπολογίζει πόσο θα αυξανόταν το κόστος για κάθε έναν από τους κόμβους που υπάρχουν στο S εάν καταργούσαμε τη μονάδα σε αυτόν. Ο κόμβος που επιφέρει τη μικρότερη αύξηση του κόστους αφαιρείται από το S . Η διαδικασία συνεχίζεται $m - p$ φορές ώσπου, δηλαδή, να μείνουν p κόμβοι λύσης στο S . Η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου που υλοποιήθηκε είναι $O((m - p)m^2)$.

3.5.1 Παράδειγμα αλγορίθμου drop approach

Τα σύνολα F και S είναι:

$$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\rightarrow S = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

Αρχικά, το κόστος είναι μηδέν επειδή θεωρούμε χωροθετημένες μονάδες σε κάθε έναν από τους πέντε κόμβους. Στην πρώτη επανάληψη δοκιμάζουμε να αφαιρέσουμε κάθε κόμβο έναν κάθε φορά και υπολογίζουμε το κόστος. Για παράδειγμα, εάν αφαιρέσουμε τον κόμβο 1, τότε το κόστος γίνεται $C = C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,3} + C_{4,4} + C_{5,5} = 1000 + 0 + 0 + 0 + 0 = 1000$. Ακολουθούν τα κόστη που υπολογίζονται στο πρώτο βήμα του αλγορίθμου αφαιρώντας κάθε φορά τον κόμβο που βρίσκεται στις παρενθέσεις.

$$(1) : C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,3} + C_{4,4} + C_{5,5} = 1000 + 0 + 0 + 0 + 0 = 1000$$

$$(2) : C_{1,1} + C_{2,5} + C_{3,3} + C_{4,4} + C_{5,5} = 0 + 1 + 0 + 0 + 0 = 1$$

$$(3) : C_{1,1} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,4} + C_{5,5} = 0 + 0 + 100 + 0 + 0 = 100$$

$$(4) : C_{1,1} + C_{2,2} + C_{3,3} + C_{4,2} + C_{5,5} = 0 + 0 + 0 + 10 + 0 = 10$$

$$(5) : C_{1,1} + C_{2,2} + C_{3,3} + C_{4,4} + C_{5,2} = 0 + 0 + 0 + 0 + 1 = 1$$

Η αφαίρεση του κόμβου 2 ή του κόμβου 5 επιφέρει τη μικρότερη αύξηση κόστους. Επιλέγουμε αυθαίρετα τον κόμβο 2, άρα $S = \{1, 3, 4, 5\}$ στο τέλος της πρώτης επανάληψης του αλγορίθμου. Στη δεύτερη επανάληψη κάνουμε το ίδιο με τους κόμβους

που απομένουν στο S . Τα κόστη είναι:

$$(2, 1) : C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,3} + C_{4,4} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 0 + 0 + 0 = 1002$$

$$(2, 3) : C_{1,1} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,4} + C_{5,5} = 0 + 1 + 101 + 0 + 0 = 102$$

$$(2, 4) : C_{1,1} + C_{2,5} + C_{3,3} + C_{4,5} + C_{5,5} = 0 + 1 + 0 + 11 + 0 = 12$$

$$(2, 5) : C_{1,1} + C_{2,4} + C_{3,3} + C_{4,4} + C_{5,4} = 0 + 10 + 0 + 0 + 11 = 21$$

Οπότε, αφαιρούμε τον κόμβο 4 από κόμβο λύσης και έχουμε $S = \{1, 3, 5\}$ με την ολοκλήρωση της δεύτερης επανάληψης. Επαναλαμβάνουμε τη διαδικασία για τρίτη και τελευταία φορά και τα κόστη είναι:

$$(2, 4, 1) : C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,3} + C_{4,5} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 0 + 11 + 0 = 1012$$

$$(2, 4, 3) : C_{1,1} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,5} + C_{5,5} = 0 + 1 + 101 + 11 + 0 = 113$$

$$(2, 4, 5) : C_{1,1} + C_{2,3} + C_{3,3} + C_{4,3} + C_{5,3} = 0 + 100 + 0 + 110 + 101 = 311$$

Άρα ο κόμβος 3 δεν ανήκει στη λύση και αφαιρείται από το S . Δηλαδή οι κόμβοι στους οποίους θα εγκαταστήσουμε μονάδες είναι οι κόμβοι 1 και 5 και το κόστος είναι $C = C_{1,1} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,5} + C_{5,5} = 0 + 1 + 101 + 11 + 0 = 113$.

Λύση: $S = \{1, 5\}, C = 113$

3.5.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου drop approach

Στον πίνακα 5 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου drop approach.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$   
 $S = [m];$   
 $cost = inf;$   
for  $i \leftarrow 0$  to  $m - p$  do  
  for  $j \leftarrow 0$  to  $m - i$  do  
    if  $tempCost(F[j]) < cost$  then  
       $cost = tempCost(F[j]);$   
       $index = j;$   
    end  
     $remove(S, index);$   
     $cost = tempCost(F[j]);$   
  end  
 $calculateCost(S);$ 
```

Αλγόριθμος 5: Drop approach algorithm

3.6 Αλγόριθμος random

Ο αλγόριθμος αυτός δίνει μία γρήγορη και τυχαία λύση (συνήθως πολύ χειρότερη της βέλτιστης). Έστω F το σύνολο των πιθανών κόμβων, S το σύνολο που περιέχει τους κόμβους λύσης και p ο αριθμός των μονάδων που θα εγκαταστήσουμε. Με τη χρήση μίας γεννήτριας τυχαίων αριθμών επιλέγουμε p σε πλήθος στοιχεία (κόμβους) από το σύνολο F , αυτά αποτελούν το σύνολο S , δηλαδή τους κόμβους λύσης μας. Τέλος, υπολογίζουμε το κόστος (C) που παράγουν οι παραπάνω κόμβοι. Η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου αυτού είναι $O(m + pn)$.

3.6.1 Παράδειγμα αλγορίθμου random

Τα σύνολα F και S είναι:

→ $F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$

→ $S = \{\}$ (αρχικά κενό)

Επιλέγουμε με τυχαίο τρόπο δύο στοιχεία του F , έστω τα 1 και 3. Άρα θα τοποθετήσουμε μονάδες στους κόμβους 1 και 3 με κόστος $C = 311$.

Λύση: $S = \{1, 3\}, C = 311$

Στον πίνακα 6 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου random.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$   
 $S = [p];$   
for  $i \leftarrow 0$  to  $p - 1$  do  
   $x = \text{random}();$   
  while  $\text{exist}(x, S)$  do  
     $x = \text{random}();$   
  end  
   $S[i] = x;$   
end  
 $\text{calculateCost}(S);$ 
```

Αλγόριθμος 6: Random algorithm

3.7 Αλγόριθμος random plus greedy

Όπως υποδηλώνει και το όνομα του είναι συνδυασμός των αλγορίθμων random και myopic. Αρχικά επιλέγονται με τυχαίο τρόπο α (παράμετρος που δίνεται ως είσοδος) σε πλήθος κόμβοι από το σύνολο F των πιθανών προς χωροθέτηση κόμβων και προστίθενται στο σύνολο S (κόμβοι λύσης). Οι υπόλοιποι $(p - \alpha)$ κόμβοι επιλέγονται με τη χρήση του μυωπικού αλγορίθμου δηλαδή σε κάθε βήμα επιλέγουμε τον κόμβο που ελαχιστοποιεί το συνολικό κόστος (C). Εάν $\alpha = 0$ τότε ο αλγόριθμος ταυτίζεται με τον μυωπικό ενώ εάν $\alpha = p$ τότε ταυτίζεται με τον αλγόριθμο τυχαίας επιλογής που παρουσιάστηκε στην προηγούμενη ενότητα του κεφαλαίου (random algorithm). Η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου αυτού είναι $O((m + \alpha p n) + (1 - \alpha)(p m n))$.

3.7.1 Παράδειγμα αλγορίθμου random plus greedy

Τα σύνολα F και S είναι:

$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$

$\rightarrow S = \{\}$ (αρχικά κενό)

Επιλέγουμε με τυχαίο τρόπο ένα στοιχείο του F , έστω τον κόμβο 5. Άρα $S = \{5\}$ και $C = C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,5} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 101 + 11 + 0 = 1113$

Στη συνέχεια επιλέγουμε από τους υπόλοιπους κόμβους του F αυτόν που ελαχιστοποιεί το κόστος δηλαδή τον κόμβο 1. Άρα χωροθετούνται μονάδες στους κόμβους

1 και 5 με κόστος 113.

Λύση: $S = \{1, 5\}, C = 113$

3.7.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου random plus greedy

Στον πίνακα 7 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου random plus greedy.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$   
 $S = [p];$   
for  $i \leftarrow 0$  to  $a - 1$  do  
   $x = \text{random}();$   
  while  $\text{exist}(x, S)$  do  
     $x = \text{random}();$   
  end  
   $S[i] = x;$   
end  
for  $i \leftarrow a$  to  $p - a$  do  
  for  $j \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do  
    if  $\text{tempCost}(F[j]) < \text{cost}$  then  
       $\text{cost} = \text{tempCost}(F[j]);$   
       $S[i] = F[j];$   
    end  
  end  
end  
 $\text{calculateCost}(S);$ 
```

Αλγόριθμος 7: Random plus greedy algorithm

3.8 Αλγόριθμος randomized greedy

Η λειτουργία του αλγορίθμου randomized greedy βρίσκεται μεταξύ αυτής του μωωπικού αλγορίθμου και του αλγορίθμου τυχαίας επιλογής. Έστω F το σύνολο των πιθανών κόμβων προς χωροθέτηση, S το σύνολο που περιέχει τους κόμβους λύσης και p ο αριθμός των μονάδων που θα εγκαταστήσουμε. Σε κάθε επανάληψη ο αλγόριθμος randomized greedy αντί να επιλέξει μεταξύ των $m - i + 1$ πιθανών κόμβων, επιλέγει έναν από τους $\lceil \alpha(m - i + 1) \rceil$ καλύτερους κόμβους (ως προς τη μείωση του κόστους) τυχαία. Το α είναι μια παράμετρος στο διάστημα $(0, 1]$. Παρατηρούμε ότι εάν το α τείνει στο μηδέν τότε ο αλγόριθμος συμπίπτει με τον μωωπικό ενώ εάν το α τείνει στη μονάδα τότε συμπίπτει με αυτόν την τυχαίας επιλογής. Η παραπάνω διαδικασία επαναλαμβάνεται p φορές. Η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου αυτού είναι $O(pmn)$.

3.8.1 Παράδειγμα αλγορίθμου randomized greedy

Τα σύνολα F και S είναι:

$$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\rightarrow S = \{\} \text{ (αρχικά κενό)}$$

Έστω $\alpha = 0.5$. Στην πρώτη επανάληψη ο αλγόριθμος επιλέγει τυχαία έναν κόμβο μεταξύ των τριών καλύτερων κόμβων (επειδή $\lceil 0.5 * (5 - 1 + 1) \rceil = 3$). Δηλαδή μεταξύ των κόμβων 2, 4 και 5, έστω επιλέγεται ο κόμβος 2 και προστίθεται στο σύνολο S . Άρα $S = \{2\}$ στο τέλος της πρώτης επανάληψης.

Το κόστος εάν τοποθετήσουμε μονάδα στον κόμβο με αριθμό αυτόν στις παρενθέσεις είναι:

$$(1) : C_{1,1} + C_{2,1} + C_{3,1} + C_{4,1} + C_{5,1} = 0 + 1000 + 1100 + 1010 + 1001 = 4111$$

$$(2) : C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2} = 1000 + 0 + 100 + 10 + 1 = 1111$$

$$(3) : C_{1,3} + C_{2,3} + C_{3,3} + C_{4,3} + C_{5,3} = 1100 + 100 + 0 + 110 + 101 = 1411$$

$$(4) : C_{1,4} + C_{2,4} + C_{3,4} + C_{4,4} + C_{5,4} = 1010 + 10 + 110 + 0 + 11 = 1141$$

$$(5) : C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,5} + C_{5,5} = 1001 + 1 + 101 + 11 + 0 = 1113$$

Στη δεύτερη και τελευταία επανάληψη (αφού $p = 2$) επιλέγουμε τυχαία μεταξύ των δύο καλύτερων κόμβων (επειδή $\lceil 0.5 * (5 - 2 + 1) \rceil = 2$). Δηλαδή μεταξύ των κόμβων

1 και 3, έστω ότι επιλέγεται ο κόμβος 1. Άρα $S = \{1, 2\}$. στο τέλος του αλγορίθμου.

Το κόστος εάν τοποθετήσουμε μονάδα στον κόμβο με αριθμό αυτόν στις παρενθέσεις δεδομένου ότι υπάρχει μονάδα στον κόμβο 2 είναι:

$$(1, 2) : C_{1,1} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2} = 0 + 0 + 100 + 10 + 1 = 111$$

$$(3, 2) : C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,3} + C_{4,2} + C_{5,2} = 1000 + 0 + 0 + 10 + 1 = 1011$$

$$(4, 2) : C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,4} + C_{5,2} = 1000 + 0 + 100 + 0 + 1 = 1101$$

$$(5, 2) : C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,5} = 1000 + 0 + 100 + 10 + 0 = 1110$$

Τελικά, θα χωροθετηθούν μονάδες στους κόμβους 1 και 2 με συνολικό κόστος 111.

Λύση: $S = \{2, 1\}$, $C = 111$ (τυχαίνει να είναι η βέλτιστη λύση)

3.8.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου randomized greedy

Στον πίνακα 8 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου randomized greedy.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$   
 $S = [p];$   
for  $i \leftarrow 0$  to  $p - 1$  do  
     $cost = inf;$   
     $size = \lceil a(m - i + 1) \rceil;$   
     $tArray = [size];$   
    for  $j \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do  
        if  $tempCost(F[j]) < tempCost(tArray[0])$  then  
             $tArray[0] = tempCost(F[j]);$   
             $sort(tArray);$   
        end  
    for  $j \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do  
        if  $tempCost(F[j]) < cost$  then  
             $cost = tempCost(F[j]);$   
             $S[i] = F[j];$   
        end  
    end  
end  
 $calculateCost(S);$ 
```

Αλγόριθμος 8: Randomized greedy algorithm

3.9 Αλγόριθμος proportional greedy

Έστω F το σύνολο των πιθανών κόμβων, S το σύνολο που περιέχει τους κόμβους λύσης και p ο απαιτούμενος αριθμός μονάδων προς χωροθέτηση. Ο αλγόριθμος proportional greedy λειτουργεί με τον παρακάτω τρόπο. Για κάθε πιθανό κόμβο-μονάδα f_i προς εγκατάσταση υπολογίζεται η μείωση του κόστους που θα υπήρχε εάν τοποθετούσαμε μια μονάδα σε αυτόν (έστω $s(f_i)$ αυτή η μείωση). Έπειτα επιλέγεται ένας κόμβος με πιθανότητα ανάλογη της διαφοράς $s(f_i) - s(f_j)_{min}$ όπου $s(f_j)_{min}$ είναι η μικρότερη τιμή μεταξύ των $s(f_i)$. Η παραπάνω διαδικασία επαναλαμβάνεται p φορές. Η πολυπλοκότητα του αλγόριθμου αυτού είναι $O(pmn)$.

3.9.1 Παράδειγμα αλγορίθμου proportional greedy

Τα σύνολα F και S είναι:

$$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\rightarrow S = \{\} \text{ (αρχικά κενό)}$$

Θεωρούμε ένα πολύ μεγάλο κόστος ως αρχικό, έστω 10000. Στην πρώτη επανάληψη υπολογίζεται το κόστος που θα αποθηκευόταν για κάθε έναν από τους κόμβους του F εάν τοποθετήσουμε μονάδα σε αυτόν, όπως φαίνεται παρακάτω:

$$s(f_1) : 10000 - (C_{1,1} + C_{2,1} + C_{3,1} + C_{4,1} + C_{5,1}) = 10000 - 4111 = 5889 = s(f_j)_{min}$$

$$s(f_2) : 10000 - (C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2}) = 10000 - 1111 = 8889$$

$$s(f_3) : 10000 - (C_{1,3} + C_{2,3} + C_{3,3} + C_{4,3} + C_{5,3}) = 10000 - 1411 = 8589$$

$$s(f_4) : 10000 - (C_{1,4} + C_{2,4} + C_{3,4} + C_{4,4} + C_{5,4}) = 10000 - 1141 = 8859$$

$$s(f_5) : 10000 - (C_{1,5} + C_{2,5} + C_{3,5} + C_{4,5} + C_{5,5}) = 10000 - 1114 = 8886$$

$$s(f_1) - s(f_j)_{min} : 5889 - 5889 = 0$$

$$s(f_2) - s(f_j)_{min} : 8889 - 5889 = 3000$$

$$s(f_3) - s(f_j)_{min} : 8589 - 5889 = 2700$$

$$s(f_4) - s(f_j)_{min} : 8859 - 5889 = 2970$$

$$s(f_5) - s(f_j)_{min} : 8886 - 5889 = 2997$$

Επιλέγουμε τυχαία, αλλά ανάλογα με τις τιμές του δεύτερου πίνακα, έναν κόμβο έστω τον κόμβο 2. Άρα $S = \{2\}$ και κόστος 1111 στο τέλος της πρώτης επανάληψης. Σημειώνεται ότι ο κόμβος 1 είχε μηδενική πιθανότητα να επιλεγεί.

Στη δεύτερη επανάληψη το κόστος είναι 1111 επειδή έχουμε ήδη επιλέξει τον κόμβο 2. Υπολογίζουμε με τον ίδιο τρόπο τις τιμές $s(f_i)$ και $s(f_i)-s(f_j)min$:

$$s(f_1) : 1111-(C_{1,1} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2}) = 1111-111 = 1000$$

$$s(f_3) : 1111-(C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,3} + C_{4,2} + C_{5,2}) = 1111-1011 = 100$$

$$s(f_4) : 1111-(C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,4} + C_{5,2}) = 1111-1101 = 10$$

$$s(f_5) : 1111-(C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,5}) = 1111-1110 = 1 = s(f_j)min$$

$$s(f_1)-s(f_j)min : 1000-1 = 999$$

$$s(f_3)-s(f_j)min : 100-1 = 99$$

$$s(f_4)-s(f_j)min : 10-1 = 9$$

$$s(f_5)-s(f_j)min : 1-1 = 0$$

Η ελάχιστη τιμή είναι $s(f_5) = 1$. Ανάλογα με τις τιμές του δεύτερου πίνακα επιλέγουμε τυχαία έναν κόμβο, έστω τον κόμβο 1 (ο κόμβος 1 έχει δεκαπλάσια πιθανότητα από τον κόμβο 3 να επιλεγεί και ο 3 με τη σειρά του δεκαπλάσια πιθανότητα από τον 4, ο 5 έχει μηδενική πιθανότητα). Άρα η λύση μας αποτελείται από τους κόμβους 1 και 2 με κόστος 111.

Λύση: $S = \{1, 2\}, C = 111$

3.9.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου proportional greedy

Στον πίνακα 9 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου proportional greedy.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$   
 $S = [p];$   
 $d = [m];$   
 $p = [m];$   
for  $v \leftarrow 0$  to  $p - 1$  do  
     $sum = 0;$   
     $min = inf;$   
    for  $i \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do  
         $d[i] = calculateS(F[i]);$   
         $sum = sum + d[i];$   
        if  $d[i] < min$  then  
             $min = d[i];$   
        end  
    for  $i \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do  
         $d[i] = d[i] = min;$   
    end  
    for  $i \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do  
         $p[i] = d[i]/sum;$   
        // now  $p[i]$  contains the possibility to pick vertex  $i$   
    end  
    // pick one out of  $m$  proportional to values in  $p$  matrix  
     $S[v] = proportionalRandom(m, p);$   
end  
 $calculateCost(S);$ 
```

Αλγόριθμος 9: Proportional greedy algorithm

3.10 Αλγόριθμος proportional worst

Ο αλγόριθμος αυτός επιλέγει, αρχικά, τον πρώτο κόμβο τυχαία με ομοιόμορφη κατανομή. Στη συνέχεια υπολογίζεται για κάθε κόμβο η διαφορά μεταξύ της τρέχουσας και της βέλτιστης ανάθεσης των κόμβων (έστω d η διαφορά αυτή) και επιλέγεται ως κόμβος λύσης ένας από τους κόμβους του F τυχαία με πιθανότητα ανάλογη της διαφοράς d που έχει υπολογιστεί. Με τον τρόπο αυτό οι κόμβοι οι οποίοι συνεισφέρουν υψηλό κόστος, με βάση την τρέχουσα λύση, έχουν υψηλότερη πιθανότητα να επιλεγούν ως κόμβοι λύσεις. Η πολυπλοκότητα του αλγόριθμου αυτού είναι $O(mn)$.

3.10.1 Παράδειγμα αλγορίθμου proportional worst

Τα σύνολα F και S είναι:

$$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\rightarrow S = \{\} \text{ (αρχικά κενό)}$$

Αρχικά, διαλέγουμε τον πρώτο κόμβο τυχαία, έστω τον κόμβο 5 (άρα $C = 1114$).

Στη συνέχεια υπολογίζουμε τη διαφορά του τρέχοντος κόστους από το βέλτιστο κόστος για κάθε κόμβο:

$$d_1 = 1001$$

$$d_2 = 1$$

$$d_3 = 101$$

$$d_4 = 11$$

Επιλέγουμε τυχαία έναν κόμβο με πιθανότητα ανάλογη των παραπάνω τιμών. Έστω ότι επιλέγεται ο κόμβος 3. Άρα, τελικά, θα έχουμε μονάδες στους κόμβους 3 και 5 και κόστος 1013.

$$\text{Λύση: } S = \{3, 5\}, C = 1013$$

Όπως φαίνεται παρακάτω ο κόμβος 1 έχει περίπου δεκαπλάσια πιθανότητα να επιλεγθεί σε σύγκριση με τον κόμβο 3 (0.89 (ή 89%) έναντι 0.09 (ή 9%)). Ακολουθούν οι πιθανότητες επιλογής κάθε κόμβου (με ακρίβεια τεσσάρων δεκαδικών).

$$P_1 = 1001/1114 = 0.8986$$

$$P_2 = 1/1114 = 0.0009$$

$$P_3 = 101/1114 = 0.0907$$

$$P_4 = 11/1114 = 0.0099$$

3.10.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου proportional worst

Στον πίνακα 10 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου proportional worst.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

```
 $F = [m];$ 
 $S = [p];$ 
 $d = [m];$ 
 $p = [m];$ 
 $S[0] = random();$ 
for  $v \leftarrow 0$  to  $p - 1$  do
     $sum = 0;$ 
    for  $i \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do
         $d[i] = calculateCost(F[i]) - calculateOptimalCost(F[i]);$ 
         $sum = sum + d[i];$ 
    end
    for  $i \leftarrow 0$  to  $m - 1$  do
         $p[i] = d[i]/sum;$ 
        // now  $p[i]$  contains the possibility to pick vertex  $i$ 
    end
    // pick one out of  $m$  proportional to values in  $p$  matrix
     $S[v] = proportionalRandom(m, p);$ 
end
 $calculateCost(S);$ 
```

Αλγόριθμος 10: Proportional worst algorithm

3.11 Αλγόριθμος sample greedy

Ο αλγόριθμος sample greedy είναι παρόμοιος με τον μωωπικό. Έστω F το σύνολο των πιθανών κόμβων προς χωροθέτηση, S το σύνολο που περιέχει τους κόμβους λύσης και p ο απαιτούμενος αριθμός μονάδων προς εγκατάσταση. Σε κάθε επανάληψη θεωρούμε $q < m$ κόμβους ως πιθανές θέσεις εγκατάστασης οι οποίοι ανήκουν στο F και επιλέγονται ομοιόμορφα τυχαία. Από τους q κόμβους επιλέγεται αυτός που επιφέρει τη μεγαλύτερη μείωση του κόστους και προστίθεται στο S ως κόμβος λύσης. Η παραπάνω διαδικασία επαναλαμβάνεται p φορές. Επιδιώκουμε το q να είναι αρκετά μικρό ώστε ο χρόνος εκτέλεσης να είναι καλύτερος σε σύγκριση με τον μωωπικό αλγόριθμο. Η πολυπλοκότητα του αλγόριθμου αυτού είναι $O(m + pqn)$.

3.11.1 Παράδειγμα αλγορίθμου sample greedy

Τα σύνολα F και S είναι:

$\rightarrow F = \{1, 2, 3, 4, 5\}$

→ $S = \{\}$ (αρχικά κενό)

Δεδομένου ότι $q = 3$ επιλέγουμε τυχαία τρεις κόμβους, έστω τους 1, 2 και 3. Επιλέγουμε από αυτούς τους τρεις κόμβους τον κόμβο που έχει το μικρότερο κόστος (όπως ακριβώς θα κάναμε και στον μωπικό αλγόριθμο). Άρα επιλέγεται ο κόμβος 2 και $S = \{2\}$ επειδή το κόστος αυτού ($C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,2} + C_{4,2} + C_{5,2} = 1111$) είναι το μικρότερο. Για παράδειγμα, εάν επιλέγαμε τον κόμβο 1 το κόστος θα ήταν 4111 ($C_{1,1} + C_{2,1} + C_{3,1} + C_{4,1} + C_{5,1} = 0 + 1000 + 1100 + 1010 + 1001$).

Στο επόμενο βήμα επιλέγουμε ξανά τρεις τυχαίους κόμβους, έστω τους 3, 4 και 5. Από αυτούς τους τρεις επιλέγεται ο πιο κερδοφόρος δηλαδή ο 3. Συνεπώς, $S = \{2, 3\}$. Οπότε τοποθετούνται μονάδες στους κόμβους 2 και 3 και το κόστος είναι 1011 ($C_{1,2} + C_{2,2} + C_{3,3} + C_{4,2} + C_{5,2} = 1000 + 0 + 0 + 10 + 1$).

Λύση: $S = \{2, 3\}, C = 1011$

3.11.2 Ψευδοκώδικας αλγορίθμου sample greedy

Στον πίνακα 11 δίνεται ο ψευδοκώδικας του αλγορίθμου sample greedy.

Data: Γράφημα $G = (V, E)$ (m σε πλήθος κορυφές) και p το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση

Result: Σύνολο S , p στοιχείων-κορυφών (από τα m), και το αντίστοιχο κόστος

$F = [m];$

$S = [p];$

$A = [q];$

$cost = inf;$

for $v \leftarrow 0$ **to** $p - 1$ **do**

for $i \leftarrow 0$ **to** $q - 1$ **do**

$A[i] = F[random() \bmod m];$

end

for $i \leftarrow 0$ **to** $q - 1$ **do**

if $tempCost(A[i]) < cost$ **then**

$cost = tempCost(A[i]);$

$S[v] = A[i];$

end

end

$calculateCost(S);$

Αλγόριθμος 11: Sample greedy algorithm

Κεφάλαιο 4

Υπολογιστικά Αποτελέσματα

4.1 Περιγραφή του πειράματος

Για την πειραματική διαδικασία χρησιμοποιήθηκε η βιβλιοθήκη ORLIB (OR-Library) η οποία παρουσιάστηκε από τον Beasley [?] και αποτελεί μια συλλογή από δεδομένα για διάφορα προβλήματα της επιχειρησιακής έρευνας. Από το σύνολο των αρχείων της βιβλιοθήκης χρησιμοποιήθηκαν τα 40 αρχεία που αφορούν το πρόβλημα του p μέσου μη περιορισμένης δυναμικότητας των μονάδων με ονομασία $pmed1$, $pmed2$ έως $pmed40$. Κάθε αρχείο αναπαριστά ένα γράφημα. Η μορφή κάθε αρχείου είναι η εξής: η πρώτη γραμμή περιέχει τον αριθμό των κόμβων (πελατών), το σύνολο των ακμών και τον απαιτούμενο αριθμό μονάδων p προς χωροθέτηση και, στις υπόλοιπες γραμμές, τους τερματικούς κόμβους κάθε ακμής καθώς και το κόστος της ακμής. Το πλήθος των κόμβων ποικίλλει από 100 μέχρι 900, ενώ ο αριθμός p κυμαίνεται μεταξύ 5 και 200. Επίσης, στη βιβλιοθήκη υπάρχει το αρχείο $pmedopt$ το οποίο περιέχει 40 τιμές, τις βέλτιστες λύσεις για κάθε ένα από τα 40 προβλήματα. Στον πίνακα 4.1 απεικονίζεται η βέλτιστη λύση καθώς και οι αριθμοί κόμβων και το p για κάθε ένα από τα αρχεία ($pmed1$, ..., $pmed40$). Η ποικιλία των παραμέτρων κάθε προβλήματος, ο τρόπος υλοποίησης των αλγορίθμων καθώς και οι δυνατότητες κάθε μηχανήματος καθιστούν αυτονόητο ότι οι λύσεις και οι χρόνοι εκτέλεσης του πειράματος μπορούν να διαφέρουν πολύ από μηχανήμα σε μηχανήμα. Ωστόσο, η στατιστική μέθοδος που χρησιμοποιείται παρέχει μια καλή εικόνα για την αξιολόγηση και σύγκριση των αλγορίθμων. Ο αλγόριθμος Brute force, ο οποίος παρουσιάστηκε στο προηγούμενο κεφάλαιο, απαιτεί υπερβολικό χρόνο εκτέλεσης και συνεπώς εξαιρέθηκε από τη διαδικασία σύγκρισης των αλγορίθμων

(από το δεύτερο κιόλας πρόβλημα ο χρόνος επίλυσης του προβλήματος ξεπερνούσε τη μία ώρα). Στην παρούσα διπλωματική οι αλγόριθμοι υλοποιήθηκαν στη γλώσσα προγραμματισμού C στο περιβάλλον Dev-C++ (Version 5.11). Ο υπολογιστής που χρησιμοποιήθηκε ήταν εξοπλισμένος με επεξεργαστή Intel(R) Core(TM) i7-8700 CPU @ 3.20GHz 12 πυρήνων, μνήμη RAM 4.00GB και λειτουργικό σύστημα Windows 10 Pro 64-bit.

4.2 Αποτελέσματα των αλγορίθμων

Ο πίνακας 4.1 παρουσιάζει:

- τα ονόματα των προβλημάτων όπως δίνονται από τη βιβλιοθήκη ORLIB
- το πλήθος των κόμβων του προβλήματος
- το πλήθος των μονάδων προς χωροθέτηση
- τη βέλτιστη λύση του κάθε προβλήματος

Στους πίνακες 4.2 έως 4.9 παρουσιάζονται τα αποτελέσματα των κατασκευαστικών αλγορίθμων που υλοποιήθηκαν, οι οποίοι δε χρειάζονται ως είσοδο μια αρχική λύση. Πιο συγκεκριμένα οι πίνακες αυτοί περιλαμβάνουν:

- το όνομα του προβλήματος
- τη λύση που έδωσε ο αλγόριθμος
- την απόκλιση (gap) της λύσης που βρήκε ο αλγόριθμος σε ποσοστό %
- τον χρόνο εκτέλεσης σε δευτερόλεπτα
- τον γεωμετρικό μέσο των αποκλίσεων και των χρόνων εκτέλεσης στην τελευταία γραμμή κάθε πίνακα

Η απόκλιση υπολογίζεται ως:

$$Gap = \frac{solution - OptimalSolution}{OptimalSolution} * 100(\%)$$

Ο γεωμετρικός μέσος υπολογίζεται ως η n -οστή ρίζα του γινομένου n αριθμών και χρησιμοποιήθηκε για τη σύγκριση των αλγορίθμων.

Στους πίνακες 4.10, 4.11 και 4.12 παρουσιάζονται οι αποκλίσεις από τις βέλτιστες λύσεις και οι αποκλίσεις από τις αρχικές λύσεις των κατασκευαστικών αλγορίθμων (Myopic, Random, κ.ο.κ) καθώς και οι χρόνοι εκτέλεσης, αντίστοιχα, του αλγορίθμου Teitz and Bart. Ομοίως, έχουμε τους πίνακες 4.13, 4.14 και 4.15 για τον βελτιωτικό αλγόριθμο Neighborhood search.

Στα γραφήματα 4.1 και 4.2 παρουσιάζονται συγκεντρωτικά οι αποκλίσεις από τη βέλτιστη λύση και οι χρόνοι εκτέλεσης για όλους τους αλγορίθμους¹. Στους πίνακες 4.16 και 4.17 φαίνονται αναλυτικά οι αποκλίσεις και χρόνοι εκτέλεσης των αλγορίθμων, αντίστοιχα.

Σχήμα 4.1: Αποκλίσεις από βέλτιστη λύση



4.3 Σύγκριση αλγορίθμων

Μεταξύ των κατασκευαστικών αλγορίθμων παρατηρούμε από τους γεωμετρικούς μέσους των πινάκων 4.2 έως 4.9 ότι ο αλγόριθμος Myopic, έχοντας τον μικρότερο γεωμετρικό μέσο απόκλισης, βρίσκει λύση πιο κοντά στη βέλτιστη σε σύγκριση

¹Στα γραφήματα για τους αλγορίθμους Teitz and Bart και Neighborhood search επιλέχθηκε η περίπτωση που δέχονται λύση από τον αλγόριθμο myopic επειδή είχε τη μικρότερη απόκλιση

Σχήμα 4.2: Χρόνοι εκτέλεσης



με τους υπόλοιπους αλγορίθμους. Ταυτόχρονα παρατηρούμε ότι ο ταχύτερος αλγόριθμος είναι ο Random, καθώς έχει το μικρότερο γεωμετρικό μέσο χρόνο εκτέλεσης, με αισθητά μεγαλύτερη απόκλιση από τον Myopic. Από τους παραπάνω πίνακες φαίνεται αναλυτικότερα:

- Ο αλγόριθμος Myopic έχει γεωμετρικό μέσο απόκλισης 0.00556 και γεωμετρικό μέσο χρόνο εκτέλεσης 0.07232. Είναι πρώτος σε απόδοση ως προς τη λύση που βρίσκει και έκτος ως προς τον χρόνο εκτέλεσης. Βρήκε τη βέλτιστη λύση σε 2 από τα 40 προβλήματα (στα pmed21 και pmed31), ενώ βρήκε καλύτερη λύση σε όλα τα προβλήματα σε σύγκριση με τους υπόλοιπους κατασκευαστικούς αλγορίθμους. Ο αλγόριθμος Myopic είχε μέση απόκλιση 1.51% η οποία έπεσε στο 0.33% με τον αλγόριθμο Teitz and Bart και στο 0.97% με τον αλγόριθμο Neighborhood search.
- Ο αλγόριθμος Random έχει γεωμετρικό μέσο απόκλισης 0.44208 και γεωμετρικό μέσο χρόνο εκτέλεσης 0.00031. Είναι πέμπτος σε απόδοση ως προς τη λύση που βρίσκει και πρώτος ως προς τον χρόνο εκτέλεσης. Δεν βρήκε τη βέλτιστη λύση σε κανένα από τα προβλήματα. Η μέση απόκλιση του αλγορίθμου ήταν 46.17% που βελτιώθηκε σε 0.89% με τη χρήση του Teitz and Bart και σε 23.80% με χρήση του αλγορίθμου Neighborhood search.
- Ο αλγόριθμος Random-plus-greedy έχει γεωμετρικό μέσο απόκλισης 0.11386

και γεωμετρικό μέσο χρόνου εκτέλεσης 0.04416. Είναι δεύτερος σε απόδοση ως προς τη λύση που βρίσκει και τέταρτος ως προς τον χρόνο εκτέλεσης. Δε βρήκε τη βέλτιστη λύση σε κανένα από τα προβλήματα. Ο αλγόριθμος Teitz and Bart έριξε την απόκλιση σε 0.52% από την αρχική 15.86%, ενώ ο Neighborhood search την έριξε στο 10.78%.

- Ο αλγόριθμος Randomized-greedy έχει γεωμετρικό μέσο απόκλισης 0.12690 και γεωμετρικό μέσο χρόνου εκτέλεσης 0.11772. Είναι τρίτος σε απόδοση ως προς τη λύση που βρίσκει και όγδοος ως προς τον χρόνο εκτέλεσης. Δε βρήκε τη βέλτιστη λύση σε κανένα από τα προβλήματα. Η μέση απόκλιση του Randomized-greedy ήταν 15.17%. Οι αλγόριθμοι Teitz and Bart και Neighborhood search βελτίωσαν το ποσοστό σε 0.74% και 7.97%, αντίστοιχα.
- Ο αλγόριθμος Proportional-greedy έχει γεωμετρικό μέσο απόκλισης 0.76209 και γεωμετρικό μέσο χρόνου εκτέλεσης 0.07952. Είναι όγδοος σε απόδοση ως προς τη λύση που βρίσκει και έβδομος ως προς τον χρόνο εκτέλεσης. Δε βρήκε τη βέλτιστη λύση σε κανένα από τα προβλήματα. Η μέση απόκλιση του αλγορίθμου ήταν 83.07% και έπεσε σε 0.95% από τον αλγόριθμο Teitz and Bart και σε 19.28% από τον αλγόριθμο Neighborhood search.
- Ο αλγόριθμος Proportional-worst έχει γεωμετρικό μέσο απόκλισης 0.57531 και γεωμετρικό μέσο χρόνου εκτέλεσης 0.00113. Είναι έκτος σε απόδοση ως προς τη λύση που βρίσκει και τρίτος ως προς τον χρόνο εκτέλεσης. Δε βρήκε τη βέλτιστη λύση σε κανένα από τα προβλήματα. Η τροφοδότηση του αλγορίθμου Teitz and Bart απέδωσε μέση απόκλιση 1.17% από την αρχική 59.09% του Proportional-worst. Το αντίστοιχο ποσοστό του Neighborhood search ήταν 22.70%.
- Ο αλγόριθμος Sample-greedy έχει γεωμετρικό μέσο απόκλισης 0.24826 και γεωμετρικό μέσο χρόνου εκτέλεσης 0.0006. Είναι τέταρτος σε απόδοση ως προς τη λύση που βρίσκει και δεύτερος ως προς τον χρόνο εκτέλεσης. Δε βρήκε τη βέλτιστη λύση σε κανένα από τα προβλήματα. Ο αλγόριθμος Sample-greedy είχε 27.73% μέση απόκλιση στα προβλήματα που έλυσε. Το ποσοστό αυτό έπεσε σε 1.07% και 15.42% με τη χρήση των Teitz and Bart και Neighborhood search, αντίστοιχα.

-
- Ο αλγόριθμος Drop-approach έχει γεωμετρικό μέσο απόκλισης 0.76042 και γεωμετρικό μέσο χρόνου εκτέλεσης 0.0442. Είναι έβδομος σε απόδοση ως προς τη λύση που βρίσκει και πέμπτος ως προς τον χρόνο εκτέλεσης. Δε βρήκε τη βέλτιστη λύση σε κανένα από τα προβλήματα. Η μέση απόκλιση έφτασε στο 78.22%. Ο αλγόριθμος Teitz and Bart τη βελτίωσε σε 1.35%, ενώ ο αλγόριθμος Neighborhood search σε 25.41%.

Όσον αφορά τους βελτιωτικούς αλγορίθμους που εξετάστηκαν (Teitz and Bart και Neighborhood search), αυτούς δηλαδή που δέχονται μία εφικτή λύση ως είσοδο και τη βελτιώνουν (όταν αυτό είναι δυνατό), από τους πίνακες 4.10, 4.11, 4.12 και 4.13, 4.14, 4.15 παρατηρείται ότι ο αλγόριθμος Teitz and Bart έχει μικρότερο γεωμετρικό μέσο απόκλισης και μεγαλύτερο γεωμετρικό μέσο χρόνο εκτέλεσης από τον αλγόριθμο Neighborhood search σε κάθε περίπτωση συνδυασμού με κατασκευαστικό αλγόριθμο. Αυτό σημαίνει πως ο πρώτος είναι πιο αργός όμως δίνει λύση εγγύτερα στη βέλτιστη. Παρακάτω φαίνεται (τα στοιχεία εξάγονται από τους πίνακες 4.10 και 4.13) σε πόσα προβλήματα βρήκε τη βέλτιστη λύση ο κάθε ένας από τους δύο βελτιωτικούς αλγορίθμους χρησιμοποιώντας λύση που έλαβε ως είσοδο από τους αντίστοιχους κατασκευαστικούς αλγορίθμους.

Teitz and Bart

- Myopic, Random plus greedy: 10/40
- Random: 5/40
- Proportional greedy: 3/40
- Randomized greedy, Proportional worst, Sample greedy, Drop approach: 2/40

Neighborhood search

- Myopic: 2/40
- Random, Random plus greedy, Randomized greedy, Proportional greedy, Proportional worst, Sample greedy, Drop approach: 0/40

Ο αλγόριθμος Teitz and Bart έχει τη μικρότερη απόκλιση όταν χρησιμοποιεί ως είσοδο τη λύση του αλγορίθμου Myopic. Το ίδιο συμβαίνει και στη περίπτωση

του αλγορίθμου Neighborhood search. Αυτό δείχνει ότι η λύση του μυωπικού δεν επιδέχεται μεγάλη βελτίωση επειδή είναι ήδη πολύ κοντά στη βέλτιστη. Από την άλλη πλευρά, η απόκλιση των δύο αυτών βελτιωτικών αλγορίθμων είναι η μεγαλύτερη (και για τους δύο) στην περίπτωση του αλγορίθμου Drop approach, το οποίο σημαίνει ότι ο τελευταίος βρίσκει λύση "μακριά" από τη βέλτιστη. Ακολουθεί η ταξινόμηση των συνδυασμών για κάθε ζεύγος βελτιωτικού-κατασκευαστικού αλγορίθμου σύμφωνα με την απόκλιση της λύσης του συνδυασμού τους από τη λύση που έδωσε αρχικά ο κατασκευαστικός (σύμφωνα με τους πίνακες 4.11 και 4.14). Ο κατασκευαστικός αλγόριθμος με τη μικρότερη απόκλιση είναι πρώτος και ακολουθεί αύξουσα ταξινόμηση.

- Teitz and Bart

1. Myopic (γεωμετρικός μέσος: 0.00364)
2. Random plus greedy (γεωμετρικός μέσος: 0.09431)
3. Randomized greedy (γεωμετρικός μέσος: 0.12118)
4. Sample greedy (γεωμετρικός μέσος: 0.18744)
5. Random (γεωμετρικός μέσος: 0.29806)
6. Proportional worst (γεωμετρικός μέσος: 0.35541)
7. Proportional greedy (γεωμετρικός μέσος: 0.41678)
8. Drop approach (γεωμετρικός μέσος: 0.42065)

- Neighborhood search

1. Myopic (γεωμετρικός μέσος: 0.00013)
2. Random plus greedy (γεωμετρικός μέσος: 0.01842)
3. Randomized greedy (γεωμετρικός μέσος: 0.05844)
4. Sample greedy (γεωμετρικός μέσος: 0.08135)
5. Random (γεωμετρικός μέσος: 0.14262)
6. Proportional worst (γεωμετρικός μέσος: 0.21483)
7. Proportional greedy (γεωμετρικός μέσος: 0.27083)
8. Drop approach (γεωμετρικός μέσος: 0.27434)

Πίνακας 4.1: Δεδομένα εισόδου αλγορίθμων

όνομα	κόμβοι	p	λύση
pmed1	100	5	5819
pmed2	100	10	4093
pmed3	100	10	4250
pmed4	100	20	3034
pmed5	100	33	1355
pmed6	200	5	7824
pmed7	200	10	5631
pmed8	200	20	4445
pmed9	200	40	2734
pmed10	200	67	1255
pmed11	300	5	7696
pmed12	300	10	6634
pmed13	300	30	4374
pmed14	300	60	2968
pmed15	300	100	1729
pmed16	400	5	8162
pmed17	400	10	6999
pmed18	400	40	4809
pmed19	400	80	2845
pmed20	400	133	1789
pmed21	500	5	9138
pmed22	500	10	8579
pmed23	500	50	4619
pmed24	500	100	2961
pmed25	500	167	1828
pmed26	600	5	9917
pmed27	600	10	8307
pmed28	600	60	4498
pmed29	600	120	3033
pmed30	600	200	1989
pmed31	700	5	10086
pmed32	700	10	9297
pmed33	700	70	4700
pmed34	700	140	3013
pmed35	800	5	10400
pmed36	800	10	9934
pmed37	800	80	5057
pmed38	900	5	11060
pmed39	900	10	9423
pmed40	900	90	5128

Πίνακας 4.2: Αποτελέσματα αλγορίθμου myopic

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5891	1.24%	0.0001
pmed2	4118	0.61%	0.0001
pmed3	4399	3.51%	0.0001
pmed4	3088	1.78%	0.0001
pmed5	1378	1.70%	0.0131
pmed6	8027	2.59%	0.0001
pmed7	5646	0.27%	0.0001
pmed8	4472	0.61%	0.0271
pmed9	2841	3.91%	0.0941
pmed10	1295	3.19%	0.2191
pmed11	7721	0.32%	0.0161
pmed12	6651	0.26%	0.0151
pmed13	4467	2.13%	0.1191
pmed14	3013	1.52%	0.4101
pmed15	1761	1.85%	1.0301
pmed16	8232	0.86%	0.0001
pmed17	7019	0.29%	0.0271
pmed18	4873	1.33%	0.3441
pmed19	2899	1.90%	1.2651
pmed20	1866	4.30%	3.2291
pmed21	9138	0.00%	0.0141
pmed22	8670	1.06%	0.0461
pmed23	4694	1.62%	0.8271
pmed24	3009	1.62%	2.9791
pmed25	1896	3.72%	7.6101
pmed26	10093	1.77%	0.0311
pmed27	8364	0.69%	0.0621
pmed28	4579	1.80%	1.6871
pmed29	3104	2.34%	6.1251
pmed30	2037	2.41%	16.0401
pmed31	10086	0.00%	0.0301
pmed32	9331	0.37%	0.0781
pmed33	4798	2.09%	3.1091
pmed34	3097	2.79%	11.1771
pmed35	10406	0.06%	0.0461
pmed36	9954	0.20%	0.1261
pmed37	5118	1.21%	5.2661
pmed38	11153	0.84%	0.0541
pmed39	9451	0.30%	0.1571
pmed40	5190	1.21%	8.3161
geometric mean	-	0.00556	0.07232

Πίνακας 4.3: Αποτελέσματα αλγορίθμου random

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	7718	32.63%	0.0001
pmed2	6686	63.35%	0.0001
pmed3	5648	32.89%	0.0001
pmed4	4670	53.92%	0.0001
pmed5	2503	84.72%	0.0001
pmed6	10556	34.92%	0.0001
pmed7	8833	56.86%	0.0001
pmed8	6656	49.74%	0.0011
pmed9	3989	45.90%	0.0001
pmed10	2155	71.71%	0.0001
pmed11	10342	34.38%	0.0001
pmed12	8936	34.70%	0.0001
pmed13	6439	47.21%	0.0001
pmed14	4543	53.07%	0.0001
pmed15	2965	71.49%	0.0001
pmed16	11315	38.63%	0.0001
pmed17	9228	31.85%	0.0001
pmed18	6850	42.44%	0.0001
pmed19	4506	58.38%	0.0001
pmed20	3210	79.43%	0.0091
pmed21	12070	32.09%	0.0001
pmed22	11497	34.01%	0.0001
pmed23	6329	37.02%	0.0001
pmed24	4526	52.85%	0.0001
pmed25	3007	64.50%	0.0311
pmed26	13650	37.64%	0.0001
pmed27	10493	26.32%	0.0001
pmed28	6142	36.55%	0.0191
pmed29	4587	51.24%	0.0161
pmed30	3270	64.40%	0.0621
pmed31	14251	41.29%	0.0001
pmed32	13003	39.86%	0.0001
pmed33	6814	44.98%	0.0151
pmed34	4380	45.37%	0.0311
pmed35	14631	40.68%	0.0001
pmed36	12766	28.51%	0.0001
pmed37	7056	39.53%	0.0001
pmed38	15244	37.83%	0.0001
pmed39	12230	29.79%	0.0001
pmed40	7398	44.27%	0.0201
geometric mean	-	0.44208	0.00031

Πίνακας 4.4: Αποτελέσματα αλγορίθμου random plus greedy

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6544	12.46%	0.0001
pmed2	5484	33.98%	0.0001
pmed3	5204	22.45%	0.0151
pmed4	3133	3.26%	0.0201
pmed5	1420	4.80%	0.0161
pmed6	8416	7.57%	0.0001
pmed7	7440	32.13%	0.0001
pmed8	4847	9.04%	0.0011
pmed9	3140	14.85%	0.0471
pmed10	1393	11.00%	0.1931
pmed11	8058	4.70%	0.0001
pmed12	7143	7.67%	0.0001
pmed13	5554	26.98%	0.0401
pmed14	3215	8.32%	0.3881
pmed15	1952	12.90%	0.8141
pmed16	9057	10.97%	0.0151
pmed17	7107	1.54%	0.0321
pmed18	5913	22.96%	0.1401
pmed19	3923	37.89%	0.2551
pmed20	3114	74.06%	0.1391
pmed21	11098	21.45%	0.0001
pmed22	8836	3.00%	0.0471
pmed23	5854	26.74%	0.1731
pmed24	3920	32.39%	0.6721
pmed25	2347	28.39%	3.2571
pmed26	11383	14.78%	0.0271
pmed27	8995	8.28%	0.0321
pmed28	5186	15.30%	0.9371
pmed29	3689	21.63%	3.3121
pmed30	2069	4.02%	16.2881
pmed31	11617	15.18%	0.0201
pmed32	9629	3.57%	0.0931
pmed33	5948	26.55%	1.0541
pmed34	3404	12.98%	9.4671
pmed35	11413	9.74%	0.0161
pmed36	10329	3.98%	0.1231
pmed37	5275	4.31%	5.2371
pmed38	11549	4.42%	0.0371
pmed39	10337	9.70%	0.1051
pmed40	5568	8.58%	7.1631
geometric mean	-	0.11386	0.04416

Πίνακας 4.5: Αποτελέσματα αλγορίθμου randomized greedy

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6181	6.22%	0.0001
pmed2	4590	12.14%	0.0001
pmed3	4918	15.72%	0.0001
pmed4	3374	11.21%	0.0001
pmed5	1700	25.46%	0.0171
pmed6	8545	9.22%	0.0161
pmed7	6465	14.81%	0.0171
pmed8	5222	17.48%	0.0181
pmed9	3228	18.07%	0.0901
pmed10	1531	21.99%	0.2501
pmed11	8316	8.06%	0.0001
pmed12	7242	9.16%	0.0321
pmed13	5006	14.45%	0.1251
pmed14	3485	17.42%	0.4531
pmed15	2005	15.96%	1.0931
pmed16	9346	14.51%	0.0161
pmed17	8158	16.56%	0.0341
pmed18	5377	11.81%	0.4211
pmed19	3319	16.66%	1.4021
pmed20	2173	21.46%	3.4311
pmed21	10527	15.20%	0.0321
pmed22	9595	11.84%	0.0631
pmed23	5276	14.22%	1.0001
pmed24	3411	15.20%	3.3341
pmed25	2162	18.27%	8.2121
pmed26	11533	16.30%	0.0321
pmed27	9476	14.07%	0.1241
pmed28	5138	14.23%	2.0311
pmed29	3556	17.24%	6.7731
pmed30	2356	18.45%	17.3191
pmed31	11959	18.57%	0.0631
pmed32	10921	17.47%	0.1881
pmed33	5329	13.38%	3.7361
pmed34	3537	17.39%	12.1261
pmed35	12031	15.68%	0.0941
pmed36	11306	13.81%	0.2191
pmed37	5748	13.66%	6.1701
pmed38	12856	16.24%	0.1281
pmed39	10721	13.77%	0.3501
pmed40	5817	13.44%	9.9371
geometric mean	-	0.14690	0.11772

Πίνακας 4.6: Αποτελέσματα αλγορίθμου proportional greedy

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	11715	101.32%	0.0001
pmed2	7269	77.60%	0.0001
pmed3	7054	65.98%	0.0001
pmed4	4813	58.64%	0.0001
pmed5	2012	48.49%	0.0001
pmed6	14526	85.66%	0.0001
pmed7	10618	88.56%	0.0151
pmed8	7611	71.23%	0.0311
pmed9	3824	39.87%	0.0931
pmed10	1935	54.18%	0.2251
pmed11	16384	112.89%	0.0001
pmed12	14184	113.81%	0.0311
pmed13	7295	66.78%	0.1381
pmed14	4325	45.72%	0.4851
pmed15	2438	41.01%	1.1551
pmed16	18840	130.83%	0.0161
pmed17	15119	116.02%	0.0461
pmed18	7628	58.62%	0.4601
pmed19	4038	41.93%	1.4491
pmed20	2644	47.79%	3.5611
pmed21	19787	116.54%	0.0171
pmed22	18665	117.57%	0.0641
pmed23	7701	66.72%	1.0311
pmed24	4171	40.86%	3.4841
pmed25	2701	47.76%	8.8561
pmed26	23160	133.54%	0.0031
pmed27	19025	129.02%	0.0931
pmed28	7785	73.08%	2.1551
pmed29	4328	42.70%	7.1251
pmed30	2852	43.39%	18.0411
pmed31	22085	118.97%	0.0301
pmed32	20762	123.32%	0.1411
pmed33	7874	67.53%	3.7431
pmed34	4562	51.41%	13.7861
pmed35	25954	149.56%	0.0471
pmed36	21984	121.30%	0.1841
pmed37	9259	83.09%	6.4681
pmed38	25421	129.85%	0.0311
pmed39	21266	125.68%	0.2331
pmed40	8926	74.06%	10.0941
geometric mean	-	0.76209	0.07952

Πίνακας 4.7: Αποτελέσματα αλγορίθμου proportional worst

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	7997	37.43%	0.0001
pmed2	7026	71.66%	0.0001
pmed3	7530	77.18%	0.0001
pmed4	5114	68.56%	0.0001
pmed5	2196	62.07%	0.0001
pmed6	11815	51.01%	0.0001
pmed7	7661	36.05%	0.0001
pmed8	6507	46.39%	0.0001
pmed9	4247	55.34%	0.0001
pmed10	2097	67.09%	0.0041
pmed11	13660	77.49%	0.0001
pmed12	12193	83.80%	0.0001
pmed13	7453	70.39%	0.0001
pmed14	4911	65.46%	0.0141
pmed15	2747	58.88%	0.0311
pmed16	13031	59.65%	0.0001
pmed17	11860	69.45%	0.0001
pmed18	8423	75.15%	0.0001
pmed19	4884	71.67%	0.0151
pmed20	2725	52.32%	0.0311
pmed21	14167	55.03%	0.0001
pmed22	12843	49.70%	0.0001
pmed23	7491	62.18%	0.0171
pmed24	4598	55.29%	0.0471
pmed25	2823	54.43%	0.0761
pmed26	13123	32.33%	0.0001
pmed27	12822	54.35%	0.0001
pmed28	7644	69.94%	0.0141
pmed29	4924	62.35%	0.0631
pmed30	2799	40.72%	0.1251
pmed31	16372	62.32%	0.0001
pmed32	14096	51.62%	0.0001
pmed33	7893	67.94%	0.0311
pmed34	4823	60.07%	0.0991
pmed35	13958	34.21%	0.0001
pmed36	13569	36.59%	0.0041
pmed37	9000	77.97%	0.0621
pmed38	17947	62.27%	0.0311
pmed39	15422	63.66%	0.0001
pmed40	7869	53.45%	0.0941
geometric mean	-	0.57531	0.00113

Πίνακας 4.8: Αποτελέσματα αλγορίθμου sample greedy

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	7549	29.73%	0.0001
pmed2	5390	31.69%	0.0001
pmed3	5278	24.19%	0.0001
pmed4	3847	26.80%	0.0001
pmed5	1879	38.67%	0.0001
pmed6	8849	13.10%	0.0001
pmed7	7014	24.56%	0.0001
pmed8	5635	26.77%	0.0001
pmed9	3818	39.65%	0.0161
pmed10	2168	72.75%	0.0001
pmed11	9484	23.23%	0.0001
pmed12	7854	18.39%	0.0001
pmed13	5416	23.82%	0.0001
pmed14	3893	31.17%	0.0001
pmed15	2535	46.62%	0.0001
pmed16	10309	26.30%	0.0001
pmed17	8480	21.16%	0.0001
pmed18	5824	21.11%	0.0001
pmed19	3845	35.15%	0.0151
pmed20	2622	46.56%	0.0311
pmed21	11391	24.66%	0.0001
pmed22	9692	12.97%	0.0001
pmed23	5725	23.94%	0.0141
pmed24	3925	32.56%	0.0161
pmed25	3077	68.33%	0.0341
pmed26	11415	15.11%	0.0001
pmed27	9560	15.08%	0.0001
pmed28	5447	21.10%	0.0191
pmed29	4109	35.48%	0.0311
pmed30	2829	42.23%	0.0781
pmed31	11097	10.02%	0.0001
pmed32	11014	18.47%	0.0001
pmed33	5738	22.09%	0.0161
pmed34	4240	40.72%	0.0321
pmed35	11179	7.49%	0.0001
pmed36	11475	15.51%	0.0001
pmed37	6238	23.35%	0.0311
pmed38	13427	21.40%	0.0001
pmed39	10665	13.18%	0.0001
pmed40	6358	23.99%	0.0341
geometric mean	-	0.24826	0.00060

Πίνακας 4.9: Αποτελέσματα αλγορίθμου drop approach

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	10249	76.13%	0.0201
pmed2	7222	76.45%	0.0001
pmed3	6825	60.59%	0.0001
pmed4	4806	58.40%	0.0091
pmed5	2340	72.69%	0.0001
pmed6	15833	102.36%	0.0151
pmed7	11160	98.19%	0.0001
pmed8	8406	89.11%	0.0161
pmed9	4524	65.47%	0.0001
pmed10	2146	71.00%	0.0001
pmed11	12721	65.29%	0.0461
pmed12	12426	87.31%	0.0321
pmed13	8193	87.31%	0.0311
pmed14	5324	79.38%	0.0321
pmed15	2512	45.29%	0.0311
pmed16	17951	119.93%	0.0621
pmed17	13117	87.41%	0.0791
pmed18	8915	85.38%	0.0811
pmed19	4818	69.35%	0.0631
pmed20	2742	53.27%	0.0631
pmed21	16349	78.91%	0.1431
pmed22	15931	85.70%	0.1411
pmed23	8905	92.79%	0.1411
pmed24	4872	64.54%	0.1401
pmed25	2718	48.69%	0.1411
pmed26	16813	69.54%	0.2721
pmed27	15147	82.34%	0.2611
pmed28	8233	83.04%	0.2471
pmed29	4945	63.04%	0.2511
pmed30	2857	43.64%	0.2361
pmed31	16922	67.78%	0.4081
pmed32	20738	123.06%	0.4071
pmed33	8463	80.06%	0.4071
pmed34	5221	73.28%	0.3771
pmed35	16245	56.20%	0.6101
pmed36	19559	96.89%	0.5931
pmed37	10152	100.75%	0.5781
pmed38	18837	70.32%	0.8611
pmed39	19496	106.90%	0.8731
pmed40	9793	90.97%	0.8571
geometric mean	-	0.76042	0.04420

Πίνακας 4.10: Αποκλίσεις αλγορίθμου Teitz and Bart από τις βέλτιστες λύσεις

αρχείο	myopic	random	rpg	Rgreedy	Pgreedy	Pworst	Sgreedy	Dapproach
pmed1	0.00%	1.24%	0.00%	0.03%	1.24%	1.24%	0.03%	1.24%
pmed2	0.29%	0.00%	0.00%	0.22%	0.00%	1.05%	0.59%	2.17%
pmed3	0.09%	0.73%	0.42%	0.07%	0.26%	2.45%	0.94%	0.99%
pmed4	0.40%	0.63%	0.49%	0.63%	0.79%	0.13%	1.58%	0.73%
pmed5	0.00%	0.44%	0.52%	1.18%	0.37%	0.52%	1.77%	1.92%
pmed6	0.77%	0.36%	0.60%	1.98%	1.80%	2.59%	1.61%	2.59%
pmed7	0.25%	0.36%	0.00%	0.34%	0.67%	0.27%	0.34%	0.30%
pmed8	0.27%	0.65%	0.34%	0.79%	1.46%	0.31%	0.45%	1.55%
pmed9	0.69%	1.46%	0.26%	0.62%	1.43%	1.24%	2.85%	0.88%
pmed10	1.35%	1.51%	0.56%	1.43%	1.75%	1.67%	1.83%	1.91%
pmed11	0.00%	0.00%	0.00%	0.36%	0.32%	0.32%	0.00%	0.32%
pmed12	0.00%	1.04%	0.00%	0.65%	0.26%	0.45%	0.23%	0.26%
pmed13	0.14%	0.57%	0.30%	0.91%	1.23%	1.03%	2.42%	2.33%
pmed14	0.47%	1.65%	0.94%	0.57%	1.68%	2.02%	1.92%	3.13%
pmed15	0.52%	1.62%	1.39%	1.04%	1.10%	1.45%	1.27%	1.50%
pmed16	0.04%	1.07%	0.04%	0.06%	0.86%	0.06%	0.06%	0.86%
pmed17	0.00%	0.16%	0.16%	0.49%	0.54%	0.29%	0.21%	0.33%
pmed18	0.06%	1.46%	0.52%	0.87%	2.43%	1.35%	1.68%	0.48%
pmed19	0.56%	2.11%	1.69%	1.09%	1.44%	2.74%	1.30%	2.46%
pmed20	0.95%	1.96%	1.45%	1.17%	1.01%	1.40%	1.40%	1.96%
pmed21	0.00%	0.00%	0.00%	0.00%	0.00%	0.00%	2.95%	0.00%
pmed22	1.05%	1.70%	0.00%	0.40%	1.13%	1.03%	1.07%	1.17%
pmed23	0.11%	1.65%	0.80%	0.39%	0.52%	0.56%	0.58%	1.21%
pmed24	0.14%	1.22%	1.35%	0.98%	1.11%	2.16%	1.35%	2.80%
pmed25	0.93%	1.81%	2.35%	2.46%	1.75%	2.57%	2.79%	2.13%
pmed26	0.00%	0.07%	0.12%	0.78%	1.77%	0.44%	0.07%	1.77%
pmed27	0.14%	0.11%	0.11%	0.63%	0.69%	0.69%	0.57%	0.69%
pmed28	0.38%	0.93%	0.80%	0.53%	0.93%	1.58%	0.98%	1.76%
pmed29	0.43%	1.02%	1.35%	1.32%	1.06%	2.57%	1.68%	1.95%
pmed30	1.01%	2.61%	0.90%	1.66%	1.86%	3.17%	1.71%	3.02%
pmed31	0.00%	0.00%	0.00%	0.00%	0.00%	0.00%	0.00%	0.00%
pmed32	0.04%	0.31%	0.10%	0.68%	0.37%	0.33%	0.67%	0.37%
pmed33	0.13%	1.13%	0.79%	0.60%	1.30%	2.28%	0.79%	2.57%
pmed34	0.70%	0.63%	0.86%	0.60%	1.00%	1.86%	1.00%	2.26%
pmed35	0.00%	0.06%	0.00%	0.01%	0.06%	0.05%	0.81%	0.06%
pmed36	0.00%	0.71%	0.34%	1.36%	0.20%	0.95%	0.08%	0.42%
pmed37	0.16%	0.61%	0.24%	0.57%	0.97%	1.21%	0.95%	1.23%
pmed38	0.68%	0.24%	0.00%	0.42%	0.84%	0.84%	0.88%	0.84%
pmed39	0.14%	0.00%	0.66%	0.47%	0.30%	0.53%	0.06%	0.53%
pmed40	0.49%	1.64%	0.51%	1.21%	1.33%	1.35%	1.21%	1.42%
geometric mean	0.00013	0.00135	0.00019	0.00280	0.00295	0.00431	0.00371	0.00540

Πίνακας 4.11: Αποκλίσεις αλγορίθμου Teitz and Bart από τις αρχικές λύσεις

αρχείο	myopic	random	rpg	Rgreedy	Pgreedy	Pworst	Sgreedy	Dapproach
pmed1	1.22%	23.67%	11.08%	5.82%	49.71%	26.33%	22.89%	42.52%
pmed2	0.32%	38.78%	25.36%	10.63%	43.69%	41.13%	23.62%	42.09%
pmed3	3.30%	24.20%	17.99%	13.52%	39.59%	42.18%	18.72%	37.11%
pmed4	1.36%	34.63%	2.68%	9.51%	36.46%	40.59%	19.89%	36.41%
pmed5	1.67%	45.63%	4.08%	19.35%	32.41%	37.98%	26.61%	40.98%
pmed6	1.78%	25.62%	6.48%	6.62%	45.17%	32.06%	10.16%	49.30%
pmed7	0.02%	36.02%	24.31%	12.61%	46.61%	26.30%	19.45%	49.39%
pmed8	0.34%	32.78%	7.98%	14.21%	40.74%	31.47%	20.76%	46.30%
pmed9	3.10%	30.46%	12.71%	14.78%	27.48%	34.82%	26.35%	39.04%
pmed10	1.78%	40.88%	9.40%	16.85%	34.01%	39.15%	41.05%	40.40%
pmed11	0.32%	25.58%	4.49%	7.12%	52.87%	43.48%	18.85%	39.31%
pmed12	0.26%	24.99%	7.13%	7.80%	53.11%	45.35%	15.34%	46.48%
pmed13	1.95%	31.68%	21.01%	11.83%	39.30%	40.71%	17.28%	45.37%
pmed14	1.03%	33.59%	6.81%	14.35%	30.22%	38.34%	22.30%	42.51%
pmed15	1.31%	40.74%	10.19%	12.87%	28.30%	36.15%	30.93%	30.14%
pmed16	0.81%	27.10%	9.85%	12.62%	56.31%	37.33%	20.78%	54.14%
pmed17	0.28%	24.04%	1.36%	13.79%	53.46%	40.82%	17.29%	46.47%
pmed18	1.25%	28.77%	18.25%	9.78%	35.42%	42.13%	16.04%	45.80%
pmed19	1.31%	35.53%	26.26%	13.35%	28.53%	40.15%	25.05%	39.50%
pmed20	3.22%	43.18%	41.71%	16.71%	31.66%	33.43%	30.82%	33.48%
pmed21	0.00%	24.29%	17.66%	13.19%	53.82%	35.50%	17.41%	44.11%
pmed22	0.01%	24.11%	2.91%	10.23%	53.52%	32.52%	10.53%	45.52%
pmed23	1.49%	25.82%	20.46%	12.11%	39.71%	37.99%	18.85%	47.50%
pmed24	1.46%	33.78%	23.44%	12.34%	28.22%	34.21%	23.54%	37.52%
pmed25	2.69%	38.11%	20.28%	13.37%	31.14%	33.58%	38.93%	31.31%
pmed26	1.74%	27.30%	12.77%	13.34%	56.42%	24.10%	13.06%	39.97%
pmed27	0.54%	20.75%	7.55%	11.79%	56.04%	34.77%	12.62%	44.78%
pmed28	1.40%	26.08%	12.57%	11.99%	41.68%	40.23%	16.61%	44.41%
pmed29	1.87%	33.20%	16.67%	13.58%	29.18%	36.82%	24.95%	37.47%
pmed30	1.37%	37.58%	3.00%	14.18%	28.96%	26.69%	28.49%	28.28%
pmed31	0.00%	29.23%	13.18%	15.66%	54.33%	38.39%	9.11%	40.40%
pmed32	0.32%	28.28%	3.35%	14.29%	55.06%	33.83%	15.03%	55.01%
pmed33	1.92%	30.25%	20.36%	11.28%	39.54%	39.10%	17.45%	43.03%
pmed34	2.03%	30.78%	10.72%	14.31%	33.30%	36.37%	28.23%	40.99%
pmed35	0.06%	28.88%	8.88%	13.55%	59.91%	25.45%	6.22%	35.94%
pmed36	0.20%	21.63%	3.50%	10.94%	54.72%	26.10%	13.36%	49.00%
pmed37	1.04%	27.89%	3.91%	11.52%	44.85%	43.13%	18.16%	49.58%
pmed38	0.16%	27.28%	4.23%	13.60%	56.13%	37.86%	16.91%	40.79%
pmed39	0.16%	22.95%	8.24%	11.70%	55.56%	38.57%	11.59%	51.41%
pmed40	0.71%	29.55%	7.44%	10.78%	41.79%	33.96%	18.37%	46.89%
geometric mean	0.00364	0.29806	0.09431	0.12118	0.41678	0.35541	0.18744	0.42065

Πίνακας 4.12: Χρόνοι εκτέλεσης αλγορίθμου Teitz and Bart (seconds)

αρχείο	myopic	random	rpg	Rgreedy	Pgreedy	Pworst	Sgreedy	Dapproach
pmed1	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0202
pmed2	0.0002	0.0002	0.0162	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002
pmed3	0.0002	0.0002	0.0152	0.0002	0.0162	0.0002	0.0002	0.0002
pmed4	0.0022	0.0152	0.0202	0.0222	0.0112	0.0002	0.0172	0.0092
pmed5	0.0442	0.0352	0.0282	0.0482	0.0312	0.0322	0.0002	0.0312
pmed6	0.0002	0.0002	0.0002	0.0312	0.0002	0.0002	0.0002	0.0152
pmed7	0.0242	0.0062	0.0192	0.0172	0.0272	0.0182	0.0002	0.0302
pmed8	0.0742	0.0322	0.0482	0.0642	0.0632	0.0472	0.0472	0.0472
pmed9	0.2682	0.1572	0.2012	0.2412	0.2572	0.1372	0.1912	0.1382
pmed10	0.6222	0.4012	0.5982	0.6392	0.6322	0.3892	0.4132	0.3912
pmed11	0.0162	0.0002	0.0162	0.0002	0.0152	0.0002	0.0172	0.0462
pmed12	0.0302	0.0312	0.0322	0.0632	0.0472	0.0312	0.0162	0.0632
pmed13	0.3382	0.1872	0.2432	0.3462	0.3232	0.2192	0.2032	0.2192
pmed14	1.1602	0.7502	1.1432	1.1892	1.2602	0.7632	0.7812	0.7672
pmed15	2.8942	1.8902	2.7862	2.9772	3.0942	1.9072	1.9662	1.9072
pmed16	0.0162	0.0322	0.0302	0.0312	0.0162	0.0162	0.0162	0.0772
pmed17	0.0742	0.0472	0.0792	0.0812	0.0772	0.0472	0.0472	0.1252
pmed18	0.9772	0.6092	0.8162	1.0972	1.0762	0.6242	0.6252	0.6952
pmed19	3.4842	2.2972	2.5202	3.7472	3.7452	2.2502	2.3062	2.2732
pmed20	9.0892	6.1032	6.1692	9.4542	9.4532	5.8352	6.1252	5.8282
pmed21	0.0482	0.0162	0.0322	0.0452	0.0472	0.0212	0.0122	0.1612
pmed22	0.1232	0.0782	0.1252	0.1582	0.1252	0.0632	0.0992	0.2072
pmed23	2.3112	1.4382	1.6892	2.5152	2.4842	1.4902	1.5422	1.5792
pmed24	8.3532	5.3752	6.1112	8.7552	9.0162	5.4582	5.4952	5.4842
pmed25	22.4722	15.2112	18.5702	23.0872	24.4772	14.8622	15.4712	14.8942
pmed26	0.0632	0.0342	0.0482	0.0642	0.0352	0.0312	0.0512	0.2992
pmed27	0.1612	0.1092	0.1572	0.2342	0.1862	0.0942	0.1262	0.3492
pmed28	5.1512	3.4302	4.6122	5.5752	5.5922	3.4392	3.5872	3.6022
pmed29	17.3942	11.9492	15.0842	18.4552	18.5492	11.2802	11.4362	11.4702
pmed30	46.8552	31.4652	47.4302	48.3942	49.6182	31.1272	32.2182	31.2992
pmed31	0.0712	0.0352	0.0812	0.1112	0.0732	0.0322	0.0472	0.4552
pmed32	0.2352	0.1552	0.2652	0.3462	0.2802	0.1402	0.1722	0.5322
pmed33	8.5452	5.5012	6.6932	9.3652	9.1172	5.4352	5.4532	5.7222
pmed34	32.4412	22.2042	31.9972	33.7202	35.4272	21.3802	22.0322	21.7202
pmed35	0.1082	0.0632	0.0802	0.1592	0.0902	0.0642	0.0612	0.6602
pmed36	0.3462	0.2182	0.3572	0.4302	0.3542	0.2062	0.2452	0.7502
pmed37	14.6022	9.6162	14.9092	15.7482	15.6402	9.1782	9.7592	9.6812
pmed38	0.1322	0.0772	0.1152	0.2082	0.0942	0.1122	0.0592	0.9252
pmed39	0.4392	0.2562	0.4272	0.6472	0.4522	0.2332	0.2812	1.0932
pmed40	23.7682	15.6812	23.2072	25.7172	25.3432	15.3452	15.5352	16.0652
geometric mean	0.24506	0.15541	0.29045	0.29740	0.28722	0.14075	0.14192	0.38660

Πίνακας 4.13: Αποκλίσεις αλγορίθμου Neighborhood search από τις βέλτιστες λύσεις

αρχείο	myopic	random	rpg	Rgreedy	Pgreedy	Pworst	Sgreedy	Dapproach
pmed1	1.24%	16.57%	9.71%	1.41%	15.50%	3.21%	11.70%	12.06%
pmed2	0.29%	27.12%	26.22%	2.71%	13.76%	16.98%	16.37%	41.68%
pmed3	2.02%	22.54%	9.95%	7.84%	12.94%	33.04%	5.55%	36.21%
pmed4	1.78%	29.33%	1.78%	6.72%	17.90%	22.38%	11.93%	27.82%
pmed5	0.15%	55.20%	1.70%	12.47%	41.48%	29.74%	24.28%	19.04%
pmed6	2.59%	23.27%	6.42%	5.70%	7.96%	35.29%	8.79%	19.57%
pmed7	0.25%	12.75%	20.81%	12.72%	19.36%	22.11%	8.95%	17.39%
pmed8	0.27%	27.24%	4.72%	10.37%	16.74%	32.69%	15.95%	23.31%
pmed9	2.34%	25.93%	10.94%	14.16%	18.95%	20.45%	21.18%	34.13%
pmed10	2.63%	37.45%	9.32%	13.86%	33.15%	12.67%	45.42%	17.93%
pmed11	0.23%	14.48%	4.55%	2.82%	7.47%	12.46%	4.44%	18.06%
pmed12	0.26%	22.69%	7.27%	4.37%	24.04%	18.30%	6.71%	34.31%
pmed13	1.58%	27.18%	20.05%	8.76%	19.52%	31.98%	12.71%	43.58%
pmed14	0.98%	28.00%	6.20%	10.44%	25.37%	26.04%	21.63%	21.66%
pmed15	1.10%	41.70%	9.43%	11.86%	23.42%	19.32%	31.93%	24.18%
pmed16	0.86%	8.81%	8.94%	3.42%	11.20%	17.52%	13.60%	4.03%
pmed17	0.16%	13.89%	1.19%	11.69%	12.39%	35.56%	6.54%	27.65%
pmed18	0.31%	21.15%	17.43%	6.18%	23.91%	27.72%	11.04%	31.03%
pmed19	0.77%	30.05%	21.83%	7.87%	21.97%	30.97%	17.05%	31.63%
pmed20	2.63%	54.05%	48.80%	9.61%	34.54%	16.66%	32.42%	27.72%
pmed21	0.00%	13.16%	11.88%	6.30%	2.45%	11.39%	13.22%	12.40%
pmed22	1.06%	15.82%	2.31%	6.25%	13.03%	23.03%	5.28%	25.67%
pmed23	0.87%	22.71%	14.40%	7.38%	30.57%	25.46%	13.18%	34.34%
pmed24	0.61%	23.57%	19.93%	9.12%	22.86%	22.09%	17.56%	22.56%
pmed25	1.86%	42.29%	19.91%	11.71%	29.87%	17.78%	43.00%	19.75%
pmed26	1.77%	12.13%	11.47%	8.51%	6.51%	16.63%	14.23%	19.42%
pmed27	0.64%	16.46%	5.51%	6.74%	8.70%	12.17%	12.07%	26.06%
pmed28	1.18%	22.23%	11.47%	9.16%	26.86%	36.26%	13.81%	30.12%
pmed29	1.02%	26.44%	14.47%	9.43%	22.29%	28.55%	18.76%	32.41%
pmed30	1.46%	41.13%	2.46%	12.47%	26.29%	18.10%	30.57%	19.56%
pmed31	0.00%	6.10%	10.34%	5.95%	3.20%	24.67%	8.10%	16.68%
pmed32	0.23%	14.32%	2.97%	8.28%	9.72%	18.18%	9.35%	19.97%
pmed33	1.21%	23.09%	17.49%	5.74%	30.55%	29.72%	9.66%	27.62%
pmed34	1.59%	27.95%	9.53%	8.53%	25.66%	25.59%	24.00%	32.82%
pmed35	0.06%	7.72%	9.74%	7.94%	13.38%	8.46%	4.86%	30.27%
pmed36	0.13%	16.51%	2.28%	7.35%	8.36%	23.03%	7.58%	23.05%
pmed37	0.65%	28.46%	3.10%	7.02%	42.69%	44.95%	11.33%	30.51%
pmed38	0.71%	3.90%	3.85%	2.88%	5.45%	16.39%	7.61%	32.68%
pmed39	0.30%	21.82%	4.74%	4.33%	12.93%	19.00%	9.63%	15.91%
pmed40	1.03%	26.68%	6.06%	8.66%	28.28%	21.61%	14.63%	31.69%
geometric mean	0.00359	0.20862	0.07840	0.07193	0.16200	0.20790	0.13026	0.23713

Πίνακας 4.14: Αποκλίσεις αλγορίθμου Neighborhood search από τις αρχικές λύσεις

αρχείο	myopic	random	rpg	Rgreedy	Pgreedy	Pworst	Sgreedy	Dapproach
pmed1	0.00%	12.11%	2.44%	4.53%	42.63%	24.90%	13.90%	36.37%
pmed2	0.32%	22.18%	5.80%	8.41%	35.95%	31.85%	11.63%	19.70%
pmed3	1.43%	7.79%	10.20%	6.81%	31.95%	24.91%	15.01%	15.18%
pmed4	0.00%	15.97%	1.44%	4.03%	25.68%	27.40%	11.72%	19.31%
pmed5	1.52%	15.98%	2.96%	10.35%	4.72%	19.95%	10.38%	31.07%
pmed6	0.00%	8.63%	1.07%	3.22%	41.85%	10.41%	3.81%	40.91%
pmed7	0.02%	28.12%	8.56%	1.83%	36.70%	10.25%	12.53%	40.77%
pmed8	0.34%	15.02%	3.96%	6.05%	31.82%	9.36%	8.54%	34.80%
pmed9	1.51%	13.69%	3.41%	3.31%	14.96%	22.46%	13.23%	18.94%
pmed10	0.54%	19.95%	1.51%	6.66%	13.64%	32.57%	15.82%	31.03%
pmed11	0.09%	14.81%	0.15%	4.85%	49.52%	36.64%	15.25%	28.57%
pmed12	0.00%	8.92%	0.38%	4.39%	41.98%	35.64%	9.87%	28.30%
pmed13	0.54%	13.60%	5.46%	4.97%	28.33%	22.54%	8.97%	23.35%
pmed14	0.53%	16.38%	1.96%	5.94%	13.97%	23.82%	7.27%	32.18%
pmed15	0.74%	17.37%	3.07%	3.54%	12.47%	24.90%	10.02%	14.53%
pmed16	0.00%	21.51%	1.82%	9.68%	51.83%	26.39%	10.06%	52.70%
pmed17	0.13%	13.62%	0.35%	4.18%	47.97%	20.00%	12.06%	31.89%
pmed18	1.01%	14.95%	4.50%	5.04%	21.88%	27.08%	8.31%	29.32%
pmed19	1.10%	17.89%	11.65%	7.53%	14.07%	23.71%	13.39%	22.27%
pmed20	1.61%	14.14%	14.52%	9.76%	8.96%	23.41%	9.65%	16.67%
pmed21	0.00%	14.32%	7.88%	7.72%	52.69%	28.15%	9.17%	37.18%
pmed22	0.00%	13.58%	0.67%	5.00%	48.05%	17.82%	6.81%	32.33%
pmed23	0.75%	10.44%	9.74%	5.99%	21.69%	22.64%	8.68%	30.32%
pmed24	1.00%	19.16%	9.41%	5.28%	12.78%	21.38%	11.31%	25.51%
pmed25	1.79%	13.50%	6.60%	5.55%	12.11%	23.73%	15.05%	19.46%
pmed26	0.00%	18.53%	2.89%	6.69%	54.39%	11.86%	0.76%	29.56%
pmed27	0.05%	7.81%	2.56%	6.43%	52.54%	27.33%	2.62%	30.86%
pmed28	0.61%	10.49%	3.32%	4.44%	26.71%	19.82%	6.02%	28.91%
pmed29	1.29%	16.39%	5.88%	6.66%	14.30%	20.82%	12.34%	18.79%
pmed30	0.93%	14.16%	1.50%	5.05%	11.92%	16.08%	8.20%	16.77%
pmed31	0.00%	24.91%	4.20%	10.64%	52.87%	23.20%	1.75%	30.46%
pmed32	0.14%	18.27%	0.58%	7.82%	50.87%	22.06%	7.70%	46.21%
pmed33	0.85%	15.10%	7.16%	6.74%	22.07%	22.75%	10.18%	29.13%
pmed34	1.16%	11.99%	3.06%	7.55%	17.01%	21.54%	11.89%	23.35%
pmed35	0.00%	23.43%	0.00%	6.69%	54.57%	19.19%	2.45%	16.60%
pmed36	0.07%	9.34%	1.64%	5.68%	51.04%	9.93%	6.87%	37.50%
pmed37	0.55%	7.94%	1.16%	5.85%	22.07%	18.56%	9.75%	34.99%
pmed38	0.13%	24.62%	0.55%	11.50%	54.12%	28.27%	11.36%	22.10%
pmed39	0.00%	6.14%	4.52%	8.30%	49.96%	27.29%	3.14%	43.98%
pmed40	0.17%	12.19%	2.32%	4.21%	26.31%	20.75%	7.55%	31.04%
geometric mean	0.00013	0.14262	0.01842	0.05844	0.27083	0.21483	0.08135	0.27434

Πίνακας 4.15: Χρόνοι εκτέλεσης αλγορίθμου Neighborhood search (seconds)

αρχείο	myopic	random	rpg	Rgreedy	Pgreedy	Pworst	Sgreedy	Dapproach
pmed1	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0202
pmed2	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002
pmed3	0.0002	0.0002	0.0152	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002
pmed4	0.0002	0.0002	0.0202	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0092
pmed5	0.0132	0.0002	0.0162	0.0172	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002
pmed6	0.0002	0.0002	0.0002	0.0162	0.0002	0.0002	0.0002	0.0312
pmed7	0.0002	0.0002	0.0002	0.0172	0.0152	0.0002	0.0002	0.0002
pmed8	0.0272	0.0012	0.0012	0.0182	0.0312	0.0002	0.0002	0.0162
pmed9	0.0942	0.0002	0.0472	0.0902	0.0932	0.0002	0.0162	0.0002
pmed10	0.2192	0.0002	0.1932	0.2502	0.2252	0.0042	0.0002	0.0002
pmed11	0.0162	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0002	0.0462
pmed12	0.0152	0.0002	0.0002	0.0322	0.0312	0.0002	0.0002	0.0322
pmed13	0.1192	0.0002	0.0402	0.1252	0.1382	0.0002	0.0002	0.0312
pmed14	0.4102	0.0002	0.3882	0.4532	0.4852	0.0142	0.0002	0.0322
pmed15	1.0302	0.0002	0.8142	1.0932	1.1552	0.0312	0.0002	0.0312
pmed16	0.0002	0.0002	0.0152	0.0162	0.0162	0.0002	0.0002	0.0622
pmed17	0.0272	0.0002	0.0322	0.0342	0.0462	0.0002	0.0002	0.0792
pmed18	0.3442	0.0002	0.1402	0.4212	0.4602	0.0002	0.0002	0.0812
pmed19	1.2652	0.0002	0.2552	1.4022	1.4492	0.0152	0.0422	0.0632
pmed20	3.2292	0.0092	0.1392	3.4312	3.5612	0.0312	0.0312	0.0632
pmed21	0.0142	0.0002	0.0132	0.0322	0.0172	0.0002	0.0002	0.1432
pmed22	0.0462	0.0002	0.0472	0.0702	0.0642	0.0002	0.0002	0.1412
pmed23	0.8272	0.0002	0.1732	1.0002	1.0312	0.0172	0.0142	0.1412
pmed24	2.9792	0.0002	0.6722	3.3342	3.4842	0.0472	0.0162	0.1402
pmed25	7.6102	0.0312	3.2572	8.2122	8.8562	0.0762	0.0342	0.1412
pmed26	0.0312	0.0002	0.0272	0.0322	0.0032	0.0002	0.0002	0.2872
pmed27	0.0622	0.0002	0.0322	0.1242	0.0932	0.0002	0.0092	0.2612
pmed28	1.6872	0.0192	0.9372	2.0312	2.1552	0.0142	0.0192	0.2472
pmed29	6.1252	0.0162	3.3122	6.7732	7.1252	0.0632	0.0312	0.2512
pmed30	16.0402	0.0622	16.2882	17.3192	18.0412	0.1252	0.0782	0.2362
pmed31	0.0302	0.0002	0.0202	0.0632	0.0302	0.0002	0.0002	0.4232
pmed32	0.0782	0.0002	0.0932	0.1882	0.1412	0.0002	0.0002	0.4232
pmed33	3.1092	0.0152	1.0542	3.7362	3.7432	0.0312	0.0162	0.4072
pmed34	11.1932	0.0312	9.4672	12.1262	13.7862	0.0992	0.0322	0.3772
pmed35	0.0462	0.0002	0.0162	0.0942	0.0632	0.0002	0.0002	0.6102
pmed36	0.1412	0.0002	0.1232	0.2192	0.1842	0.0042	0.0002	0.5932
pmed37	5.2662	0.0092	5.2372	6.1702	6.4682	0.0622	0.0312	0.5782
pmed38	0.0542	0.0002	0.0372	0.1482	0.0312	0.0412	0.0002	0.8612
pmed39	0.1572	0.0002	0.1052	0.3502	0.2332	0.0152	0.0002	0.8732
pmed40	8.3312	0.0202	7.1632	9.9372	10.0942	0.0942	0.0342	0.8572
geometric mean	0.08200	0.00059	0.05557	0.12934	0.09061	0.00189	0.00109	0.05016

Πίνακας 4.16: Αποκλίσεις από βέλτιστη λύση

όνομα	γεωμ.μέσος (απόκλισης)
myopic	0.00556
random	0.44208
random plus greedy	0.11386
randomized greedy	0.14690
proportional greedy	0.76209
proportional worst	0.57531
sample greedy	0.24826
drop approach	0.76042
Teitz and Bart	0.00013
neighborhood search	0.00359

Πίνακας 4.17: Χρόνοι εκτέλεσης

όνομα	γεωμ.μέσος (χρόνου)
myopic	0.07232
random	0.00031
random plus greedy	0.04416
randomized greedy	0.11772
proportional greedy	0.07952
proportional worst	0.00113
sample greedy	0.00060
drop approach	0.04420
Teitz and Bart	0.13935
neighborhood search	0.00015

Κεφάλαιο 5

Συμπεράσματα

Συνοψίζοντας, στην εργασία αυτή υλοποιήθηκαν οι παρακάτω αλγόριθμοι για την επίλυση του προβλήματος χωροθέτησης μονάδων και συγκεκριμένα του προβλήματος του p -μέσου:

- Ακριβής
 1. Brute force
- Κατασκευαστικοί
 1. Myopic
 2. Random
 3. Random plus greedy
 4. Randomized greedy
 5. Proportional greedy
 6. Proportional worst
 7. Sample greedy
 8. Drop approach
- Βελτιωτικοί
 1. Teitz and Bart
 2. Neighborhood search

Στο δεύτερο κεφάλαιο έγινε μία ιστορική αναδρομή σε εργασίες άλλων ερευνητών που ασχολήθηκαν με το πρόβλημα, ενώ στο τρίτο κεφάλαιο αναλύθηκε κάθε

αλγόριθμος ξεχωριστά και δόθηκε ένα σύντομο παράδειγμα και ψευδοκώδικας για τον καθένα με στόχο την καλύτερη κατανόησή του. Στο τέταρτο κεφάλαιο παρουσιάστηκαν τα αποτελέσματα της εκτέλεσης όλων των αλγορίθμων (εκτός του Brute force) στα 40 αρχεία της βιβλιοθήκης ORLIB [?] (pmed1.txt, pmed2.txt, ..., pmed40.txt). Τα αποτελέσματα περιλαμβάνουν τους χρόνους εκτέλεσης, τις λύσεις και τις αποκλίσεις από τις βέλτιστες λύσεις για κάθε αλγόριθμο για κάθε αρχείο. Ο αλγόριθμος Brute force δεν εξετάστηκε καθώς οι χρόνοι εκτέλεσης είναι πολλοί μεγάλοι για τα συγκεκριμένα αρχεία (για τα 38 από τα 40 αρχεία απαιτείται χρόνος μεγαλύτερος της μίας ώρας).

Όσον αφορά τους κατασκευαστικούς αλγορίθμους, αυτούς δηλαδή που δε χρειάζεται να τροφοδοτηθούν με μία αρχική εφικτή λύση, ο καλύτερος ως προς την απόκλιση είναι ο Myopic ενώ ο χειρότερος είναι ο Drop approach. Από την πλευρά του χρόνου εκτέλεσης ταχύτερος φαίνεται να είναι ο αλγόριθμος Random ενώ ο πιο αργός είναι ο Randomized greedy. Στις λίστες που ακολουθούν φαίνεται η κατάταξη των κατασκευαστικών αλγορίθμων σύμφωνα με την απόκλιση και το χρόνο εκτέλεσης.

- Απόκλιση από βέλτιστη λύση
 1. Myopic
 2. Random plus greedy
 3. Randomized greedy
 4. Sample greedy
 5. Random
 6. Proportional worst
 7. Drop approach
 8. Proportional greedy

- Χρόνος εκτέλεσης
 1. Random
 2. Sample greedy
 3. Proportional worst

-
4. Random plus greedy
 5. Drop approach
 6. Myopic
 7. Proportional greedy
 8. Randomized greedy

Τέλος, από τους βελτιωτικούς αλγορίθμους ο Teitz and Bart σε κάθε περίπτωση δίνει λύση πιο κοντά στη βέλτιστη (έχει μικρότερη απόκλιση) αλλά ταυτόχρονα απαιτεί περισσότερο χρόνο εκτέλεσης από τον αλγόριθμο Neighborhood search.

Βιβλιογραφία

- [1] John E Beasley. Or-library: distributing test problems by electronic mail. *Journal of the operational research society*, 41(11):1069–1072, 1990.
- [2] John E Beasley. Lagrangean heuristics for location problems. *European Journal of Operational Research*, 65(3):383–399, 1993.
- [3] Fernando Chiyoshi and Roberto D. Galvão. A statistical analysis of simulated annealing applied to the p-median problem. *Annals of Operations Research*, 96(1):61–74, Nov 2000.
- [4] Richard L Church. Cobra: a new formulation of the classic p-median location problem. *Annals of Operations Research*, 122(1-4):103–120, 2003.
- [5] Mark S Daskin and Kayse Lee Maass. The p-median problem. In *Location science*, pages 21–45. Springer, 2015.
- [6] C. Dibble and Pj Densham. Generating interesting alternatives in gis and sdss using genetic algorithms. 1993.
- [7] MA Efraymson and TL Ray. A branch-bound algorithm for plant location. *Operations Research*, 14(3):361–368, 1966.
- [8] M. Eugénia Captivo. Fast primal and dual heuristics for the p-median location problem. *European Journal of Operational Research*, 52(1):65 – 74, 1991.
- [9] E. Feldman, F. A. Lehrer, and T. L. Ray. Warehouse location under continuous economies of scale. *Management Science*, 12(9):670–684, 1966.
- [10] Roberto D. Galvão. A dual-bounded algorithm for the p-median problem. *Operations Research*, 28(5):1112–1124, 1980.
- [11] Félix García-López, Belén Melián-Batista, José A Moreno-Pérez, and J Marcos Moreno-Vega. Parallelization of the scatter search for the p-median problem. *Parallel Computing*, 29(5):575 – 589, 2003. Parallel computing in logistics.
- [12] Fred Glover and Manuel Laguna. *Tabu Search*. Kluwer Academic Publishers, USA, 1997.
- [13] S Louis Hakimi. Optimum distribution of switching centers in a communication network and some related graph theoretic problems. *Operations research*, 13(3):462–475, 1965.
- [14] P. Hansen and N. Mladenović. Variable neighborhood search for the p-median. *Location Science*, 5(4):207 – 226, 1997.

-
- [15] C. M. Hosage and M. F. Goodchild. Discrete space location-allocation solutions from genetic algorithms. *Annals of Operations Research*, 6(2):35–46, Feb 1986.
- [16] O. Kariv and S. Hakimi. An algorithmic approach to network location problems. i: The p-centers. 1979.
- [17] Oded Kariv and S Louis Hakimi. An algorithmic approach to network location problems. i: The p-centers. *SIAM Journal on Applied Mathematics*, 37(3):513–538, 1979.
- [18] Alfred A Kuehn and Michael J Hamburger. A heuristic program for locating warehouses. *Management science*, 9(4):643–666, 1963.
- [19] T. V. Levanova and M. A. Loresh. Algorithms of ant system and simulated annealing for the p-median problem. *Automation and Remote Control*, 65(3):431–438, Mar 2004.
- [20] FE Maranzana. On the location of supply points to minimize transport costs. *Journal of the Operational Research Society*, 15(3):261–270, 1964.
- [21] Wangshu Mu and Daoqin Tong. A spatial-knowledge-enhanced heuristic for solving the p-median problem. *Transactions in GIS*, 22(2):477–493, 2018.
- [22] Alan T. Murray and Richard L. Church. Applying simulated annealing to location-planning models. *Journal of Heuristics*, 2(1):31–53, Jun 1996.
- [23] JA Moreno Pérez, JL Roda Garcia, and M Moreno. A parallel genetic algorithm for the discrete p-median problem. *Studies in Locational Analysis*, 7:131–141, 1994.
- [24] Mauricio GC Resende and Renato F Werneck. A hybrid heuristic for the p-median problem. *Journal of heuristics*, 10(1):59–88, 2004.
- [25] Charles S ReVelle and Ralph W Swain. Central facilities location. *Geographical analysis*, 2(1):30–42, 1970.
- [26] Kenneth E Rosing, CS ReVelle, and H Rosing-Vogelaar. The p-median and its linear programming relaxation: An approach to large problems. *Journal of the Operational Research Society*, 30(9):815–823, 1979.
- [27] S. Salhi and R.A. Atkinson. Subdrop: A modified drop heuristic for location problems. *Location Science*, 3(4):267 – 273, 1995.
- [28] Edson LF Senne and Luiz AN Lorena. Lagrangean/surrogate heuristics for p-median problems. In *Computing tools for modeling, optimization and simulation*, pages 115–130. Springer, 2000.
- [29] Arie Tamir. An $O(pn^2)$ algorithm for the p-median and related problems on tree graphs. *Operations Research Letters*, 19(2):59 – 64, 1996.
- [30] Michael B Teitz and Polly Bart. Heuristic methods for estimating the generalized vertex median of a weighted graph. *Operations research*, 16(5):955–961, 1968.
- [31] R. Whitaker. A fast algorithm for the greedy interchange for large-scale clustering and median location problems. *Infor*, 21:95–108, 1983.

Παραρτήματα

Παράρτημα Α΄

Αναλυτικά αποτελέσματα αλγορίθμων

Πίνακας Α.1: Myopic

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5891	1.24%	0.0001
pmed2	4118	0.61%	0.0001
pmed3	4399	3.51%	0.0001
pmed4	3088	1.78%	0.0001
pmed5	1378	1.70%	0.0131
pmed6	8027	2.59%	0.0001
pmed7	5646	0.27%	0.0001
pmed8	4472	0.61%	0.0271
pmed9	2841	3.91%	0.0941
pmed10	1295	3.19%	0.2191
pmed11	7721	0.32%	0.0161
pmed12	6651	0.26%	0.0151
pmed13	4467	2.13%	0.1191
pmed14	3013	1.52%	0.4101
pmed15	1761	1.85%	1.0301
pmed16	8232	0.86%	0.0001
pmed17	7019	0.29%	0.0271
pmed18	4873	1.33%	0.3441
pmed19	2899	1.90%	1.2651
pmed20	1866	4.30%	3.2291
pmed21	9138	0.00%	0.0141
pmed22	8670	1.06%	0.0461
pmed23	4694	1.62%	0.8271
pmed24	3009	1.62%	2.9791
pmed25	1896	3.72%	7.6101
pmed26	10093	1.77%	0.0311
pmed27	8364	0.69%	0.0621
pmed28	4579	1.80%	1.6871
pmed29	3104	2.34%	6.1251
pmed30	2037	2.41%	16.0401
pmed31	10086	0.00%	0.0301
pmed32	9331	0.37%	0.0781
pmed33	4798	2.09%	3.1091
pmed34	3097	2.79%	11.1771
pmed35	10406	0.06%	0.0461
pmed36	9954	0.20%	0.1261
pmed37	5118	1.21%	5.2661
pmed38	11153	0.84%	0.0541
pmed39	9451	0.30%	0.1571
pmed40	5190	1.21%	8.3161

Πίνακας Α.2: Random

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	7718	32.63%	0.0001
pmed2	6686	63.35%	0.0001
pmed3	5648	32.89%	0.0001
pmed4	4670	53.92%	0.0001
pmed5	2503	84.72%	0.0001
pmed6	10556	34.92%	0.0001
pmed7	8833	56.86%	0.0001
pmed8	6656	49.74%	0.0011
pmed9	3989	45.90%	0.0001
pmed10	2155	71.71%	0.0001
pmed11	10342	34.38%	0.0001
pmed12	8936	34.70%	0.0001
pmed13	6439	47.21%	0.0001
pmed14	4543	53.07%	0.0001
pmed15	2965	71.49%	0.0001
pmed16	11315	38.63%	0.0001
pmed17	9228	31.85%	0.0001
pmed18	6850	42.44%	0.0001
pmed19	4506	58.38%	0.0001
pmed20	3210	79.43%	0.0091
pmed21	12070	32.09%	0.0001
pmed22	11497	34.01%	0.0001
pmed23	6329	37.02%	0.0001
pmed24	4526	52.85%	0.0001
pmed25	3007	64.50%	0.0311
pmed26	13650	37.64%	0.0001
pmed27	10493	26.32%	0.0001
pmed28	6142	36.55%	0.0191
pmed29	4587	51.24%	0.0161
pmed30	3270	64.40%	0.0621
pmed31	14251	41.29%	0.0001
pmed32	13003	39.86%	0.0001
pmed33	6814	44.98%	0.0151
pmed34	4380	45.37%	0.0311
pmed35	14631	40.68%	0.0001
pmed36	12766	28.51%	0.0001
pmed37	7056	39.53%	0.0001
pmed38	15244	37.83%	0.0001
pmed39	12230	29.79%	0.0001
pmed40	7398	44.27%	0.0201

Πίνακας Α'.3: Random plus greedy

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6544	12.46%	0.0001
pmed2	5484	33.98%	0.0001
pmed3	5204	22.45%	0.0151
pmed4	3133	3.26%	0.0201
pmed5	1420	4.80%	0.0161
pmed6	8416	7.57%	0.0001
pmed7	7440	32.13%	0.0001
pmed8	4847	9.04%	0.0011
pmed9	3140	14.85%	0.0471
pmed10	1393	11.00%	0.1931
pmed11	8058	4.70%	0.0001
pmed12	7143	7.67%	0.0001
pmed13	5554	26.98%	0.0401
pmed14	3215	8.32%	0.3881
pmed15	1952	12.90%	0.8141
pmed16	9057	10.97%	0.0151
pmed17	7107	1.54%	0.0321
pmed18	5913	22.96%	0.1401
pmed19	3923	37.89%	0.2551
pmed20	3114	74.06%	0.1391
pmed21	11098	21.45%	0.0001
pmed22	8836	3.00%	0.0471
pmed23	5854	26.74%	0.1731
pmed24	3920	32.39%	0.6721
pmed25	2347	28.39%	3.2571
pmed26	11383	14.78%	0.0271
pmed27	8995	8.28%	0.0321
pmed28	5186	15.30%	0.9371
pmed29	3689	21.63%	3.3121
pmed30	2069	4.02%	16.2881
pmed31	11617	15.18%	0.0201
pmed32	9629	3.57%	0.0931
pmed33	5948	26.55%	1.0541
pmed34	3404	12.98%	9.4671
pmed35	11413	9.74%	0.0161
pmed36	10329	3.98%	0.1231
pmed37	5275	4.31%	5.2371
pmed38	11549	4.42%	0.0371
pmed39	10337	9.70%	0.1051
pmed40	5568	8.58%	7.1631

Πίνακας Α'4: Randomized greedy

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6181	6.22%	0.0001
pmed2	4590	12.14%	0.0001
pmed3	4918	15.72%	0.0001
pmed4	3374	11.21%	0.0001
pmed5	1700	25.46%	0.0171
pmed6	8545	9.22%	0.0161
pmed7	6465	14.81%	0.0171
pmed8	5222	17.48%	0.0181
pmed9	3228	18.07%	0.0901
pmed10	1531	21.99%	0.2501
pmed11	8316	8.06%	0.0001
pmed12	7242	9.16%	0.0321
pmed13	5006	14.45%	0.1251
pmed14	3485	17.42%	0.4531
pmed15	2005	15.96%	1.0931
pmed16	9346	14.51%	0.0161
pmed17	8158	16.56%	0.0341
pmed18	5377	11.81%	0.4211
pmed19	3319	16.66%	1.4021
pmed20	2173	21.46%	3.4311
pmed21	10527	15.20%	0.0321
pmed22	9595	11.84%	0.0631
pmed23	5276	14.22%	1.0001
pmed24	3411	15.20%	3.3341
pmed25	2162	18.27%	8.2121
pmed26	11533	16.30%	0.0321
pmed27	9476	14.07%	0.1241
pmed28	5138	14.23%	2.0311
pmed29	3556	17.24%	6.7731
pmed30	2356	18.45%	17.3191
pmed31	11959	18.57%	0.0631
pmed32	10921	17.47%	0.1881
pmed33	5329	13.38%	3.7361
pmed34	3537	17.39%	12.1261
pmed35	12031	15.68%	0.0941
pmed36	11306	13.81%	0.2191
pmed37	5748	13.66%	6.1701
pmed38	12856	16.24%	0.1281
pmed39	10721	13.77%	0.3501
pmed40	5817	13.44%	9.9371

Πίνακας Α'5: Proportional greedy

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	11715	101.32%	0.0001
pmed2	7269	77.60%	0.0001
pmed3	7054	65.98%	0.0001
pmed4	4813	58.64%	0.0001
pmed5	2012	48.49%	0.0001
pmed6	14526	85.66%	0.0001
pmed7	10618	88.56%	0.0151
pmed8	7611	71.23%	0.0311
pmed9	3824	39.87%	0.0931
pmed10	1935	54.18%	0.2251
pmed11	16384	112.89%	0.0001
pmed12	14184	113.81%	0.0311
pmed13	7295	66.78%	0.1381
pmed14	4325	45.72%	0.4851
pmed15	2438	41.01%	1.1551
pmed16	18840	130.83%	0.0161
pmed17	15119	116.02%	0.0461
pmed18	7628	58.62%	0.4601
pmed19	4038	41.93%	1.4491
pmed20	2644	47.79%	3.5611
pmed21	19787	116.54%	0.0171
pmed22	18665	117.57%	0.0641
pmed23	7701	66.72%	1.0311
pmed24	4171	40.86%	3.4841
pmed25	2701	47.76%	8.8561
pmed26	23160	133.54%	0.0031
pmed27	19025	129.02%	0.0931
pmed28	7785	73.08%	2.1551
pmed29	4328	42.70%	7.1251
pmed30	2852	43.39%	18.0411
pmed31	22085	118.97%	0.0301
pmed32	20762	123.32%	0.1411
pmed33	7874	67.53%	3.7431
pmed34	4562	51.41%	13.7861
pmed35	25954	149.56%	0.0471
pmed36	21984	121.30%	0.1841
pmed37	9259	83.09%	6.4681
pmed38	25421	129.85%	0.0311
pmed39	21266	125.68%	0.2331
pmed40	8926	74.06%	10.0941

Πίνακας Α'.6: Proportional worst

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	7997	37.43%	0.0001
pmed2	7026	71.66%	0.0001
pmed3	7530	77.18%	0.0001
pmed4	5114	68.56%	0.0001
pmed5	2196	62.07%	0.0001
pmed6	11815	51.01%	0.0001
pmed7	7661	36.05%	0.0001
pmed8	6507	46.39%	0.0001
pmed9	4247	55.34%	0.0001
pmed10	2097	67.09%	0.0041
pmed11	13660	77.49%	0.0001
pmed12	12193	83.80%	0.0001
pmed13	7453	70.39%	0.0001
pmed14	4911	65.46%	0.0141
pmed15	2747	58.88%	0.0311
pmed16	13031	59.65%	0.0001
pmed17	11860	69.45%	0.0001
pmed18	8423	75.15%	0.0001
pmed19	4884	71.67%	0.0151
pmed20	2725	52.32%	0.0311
pmed21	14167	55.03%	0.0001
pmed22	12843	49.70%	0.0001
pmed23	7491	62.18%	0.0171
pmed24	4598	55.29%	0.0471
pmed25	2823	54.43%	0.0761
pmed26	13123	32.33%	0.0001
pmed27	12822	54.35%	0.0001
pmed28	7644	69.94%	0.0141
pmed29	4924	62.35%	0.0631
pmed30	2799	40.72%	0.1251
pmed31	16372	62.32%	0.0001
pmed32	14096	51.62%	0.0001
pmed33	7893	67.94%	0.0311
pmed34	4823	60.07%	0.0991
pmed35	13958	34.21%	0.0001
pmed36	13569	36.59%	0.0041
pmed37	9000	77.97%	0.0621
pmed38	17947	62.27%	0.0311
pmed39	15422	63.66%	0.0001
pmed40	7869	53.45%	0.0941

Πίνακας Α'.7: Sample greedy

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	7549	29.73%	0.0001
pmed2	5390	31.69%	0.0001
pmed3	5278	24.19%	0.0001
pmed4	3847	26.80%	0.0001
pmed5	1879	38.67%	0.0001
pmed6	8849	13.10%	0.0001
pmed7	7014	24.56%	0.0001
pmed8	5635	26.77%	0.0001
pmed9	3818	39.65%	0.0161
pmed10	2168	72.75%	0.0001
pmed11	9484	23.23%	0.0001
pmed12	7854	18.39%	0.0001
pmed13	5416	23.82%	0.0001
pmed14	3893	31.17%	0.0001
pmed15	2535	46.62%	0.0001
pmed16	10309	26.30%	0.0001
pmed17	8480	21.16%	0.0001
pmed18	5824	21.11%	0.0001
pmed19	3845	35.15%	0.0151
pmed20	2622	46.56%	0.0311
pmed21	11391	24.66%	0.0001
pmed22	9692	12.97%	0.0001
pmed23	5725	23.94%	0.0141
pmed24	3925	32.56%	0.0161
pmed25	3077	68.33%	0.0341
pmed26	11415	15.11%	0.0001
pmed27	9560	15.08%	0.0001
pmed28	5447	21.10%	0.0191
pmed29	4109	35.48%	0.0311
pmed30	2829	42.23%	0.0781
pmed31	11097	10.02%	0.0001
pmed32	11014	18.47%	0.0001
pmed33	5738	22.09%	0.0161
pmed34	4240	40.72%	0.0321
pmed35	11179	7.49%	0.0001
pmed36	11475	15.51%	0.0001
pmed37	6238	23.35%	0.0311
pmed38	13427	21.40%	0.0001
pmed39	10665	13.18%	0.0001
pmed40	6358	23.99%	0.0341

Πίνακας Α'.8: Drop approach

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	10249	76.13%	0.0201
pmed2	7222	76.45%	0.0001
pmed3	6825	60.59%	0.0001
pmed4	4806	58.40%	0.0091
pmed5	2340	72.69%	0.0001
pmed6	15833	102.36%	0.0151
pmed7	11160	98.19%	0.0001
pmed8	8406	89.11%	0.0161
pmed9	4524	65.47%	0.0001
pmed10	2146	71.00%	0.0001
pmed11	12721	65.29%	0.0461
pmed12	12426	87.31%	0.0321
pmed13	8193	87.31%	0.0311
pmed14	5324	79.38%	0.0321
pmed15	2512	45.29%	0.0311
pmed16	17951	119.93%	0.0621
pmed17	13117	87.41%	0.0791
pmed18	8915	85.38%	0.0811
pmed19	4818	69.35%	0.0631
pmed20	2742	53.27%	0.0631
pmed21	16349	78.91%	0.1431
pmed22	15931	85.70%	0.1411
pmed23	8905	92.79%	0.1411
pmed24	4872	64.54%	0.1401
pmed25	2718	48.69%	0.1411
pmed26	16813	69.54%	0.2721
pmed27	15147	82.34%	0.2611
pmed28	8233	83.04%	0.2471
pmed29	4945	63.04%	0.2511
pmed30	2857	43.64%	0.2361
pmed31	16922	67.78%	0.4081
pmed32	20738	123.06%	0.4071
pmed33	8463	80.06%	0.4071
pmed34	5221	73.28%	0.3771
pmed35	16245	56.20%	0.6101
pmed36	19559	96.89%	0.5931
pmed37	10152	100.75%	0.5781
pmed38	18837	70.32%	0.8611
pmed39	19496	106.90%	0.8731
pmed40	9793	90.97%	0.8571

Πίνακας Α.9: Teitz and Bart (Myopic input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5819	0,00%	0,0001
pmed2	4105	0,29%	0,0001
pmed3	4254	0,09%	0,0001
pmed4	3046	0,40%	0,0021
pmed5	1355	0,00%	0,0311
pmed6	7884	0,77%	0,0001
pmed7	5645	0,25%	0,0241
pmed8	4457	0,27%	0,0471
pmed9	2753	0,69%	0,1741
pmed10	1272	1,35%	0,4031
pmed11	7696	0,00%	0,0001
pmed12	6634	0,00%	0,0151
pmed13	4380	0,14%	0,2191
pmed14	2982	0,47%	0,7501
pmed15	1738	0,52%	1,8641
pmed16	8165	0,04%	0,0161
pmed17	6999	0,00%	0,0471
pmed18	4812	0,06%	0,6331
pmed19	2861	0,56%	2,2191
pmed20	1806	0,95%	5,8601
pmed21	9138	0,00%	0,0341
pmed22	8669	1,05%	0,0771
pmed23	4624	0,11%	1,4841
pmed24	2965	0,14%	5,3741
pmed25	1845	0,93%	14,8621
pmed26	9917	0,00%	0,0321
pmed27	8319	0,14%	0,0991
pmed28	4515	0,38%	3,4641
pmed29	3046	0,43%	11,2691
pmed30	2009	1,01%	30,8151
pmed31	10086	0,00%	0,0411
pmed32	9301	0,04%	0,1571
pmed33	4706	0,13%	5,4361
pmed34	3034	0,70%	21,2641
pmed35	10400	0,00%	0,0621
pmed36	9934	0,00%	0,2201
pmed37	5065	0,16%	9,3361
pmed38	11135	0,68%	0,0781
pmed39	9436	0,14%	0,2821
pmed40	5153	0,49%	15,4521

Πίνακας Α'.10: Teitz and Bart (Random input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5891	1,24%	0,0001
pmed2	4093	0,00%	0,0001
pmed3	4281	0,73%	0,0001
pmed4	3053	0,63%	0,0151
pmed5	1361	0,44%	0,0351
pmed6	7852	0,36%	0,0001
pmed7	5651	0,36%	0,0061
pmed8	4474	0,65%	0,0311
pmed9	2774	1,46%	0,1571
pmed10	1274	1,51%	0,4011
pmed11	7696	0,00%	0,0001
pmed12	6703	1,04%	0,0311
pmed13	4399	0,57%	0,1871
pmed14	3017	1,65%	0,7501
pmed15	1757	1,62%	1,8901
pmed16	8249	1,07%	0,0321
pmed17	7010	0,16%	0,0471
pmed18	4879	1,46%	0,6091
pmed19	2905	2,11%	2,2971
pmed20	1824	1,96%	6,0941
pmed21	9138	0,00%	0,0161
pmed22	8725	1,70%	0,0781
pmed23	4695	1,65%	1,4381
pmed24	2997	1,22%	5,3751
pmed25	1861	1,81%	15,1801
pmed26	9924	0,07%	0,0341
pmed27	8316	0,11%	0,1091
pmed28	4540	0,93%	3,4111
pmed29	3064	1,02%	11,9331
pmed30	2041	2,61%	31,4031
pmed31	10086	0,00%	0,0351
pmed32	9326	0,31%	0,1551
pmed33	4753	1,13%	5,4861
pmed34	3032	0,63%	22,1731
pmed35	10406	0,06%	0,0631
pmed36	10005	0,71%	0,2181
pmed37	5088	0,61%	9,6161
pmed38	11086	0,24%	0,0771
pmed39	9423	0,00%	0,2561
pmed40	5212	1,64%	15,6611

Πίνακας Α.11: Teitz and Bart (Random plus greedy input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5819	0,00%	0,0001
pmed2	4093	0,00%	0,0161
pmed3	4268	0,42%	0,0001
pmed4	3049	0,49%	0,0001
pmed5	1362	0,52%	0,0121
pmed6	7871	0,60%	0,0001
pmed7	5631	0,00%	0,0191
pmed8	4460	0,34%	0,0471
pmed9	2741	0,26%	0,1541
pmed10	1262	0,56%	0,4051
pmed11	7696	0,00%	0,0161
pmed12	6634	0,00%	0,0321
pmed13	4387	0,30%	0,2031
pmed14	2996	0,94%	0,7551
pmed15	1753	1,39%	1,9721
pmed16	8165	0,04%	0,0151
pmed17	7010	0,16%	0,0471
pmed18	4834	0,52%	0,6761
pmed19	2893	1,69%	2,2651
pmed20	1815	1,45%	6,0301
pmed21	9138	0,00%	0,0321
pmed22	8579	0,00%	0,0781
pmed23	4656	0,80%	1,5161
pmed24	3001	1,35%	5,4391
pmed25	1871	2,35%	15,3131
pmed26	9929	0,12%	0,0211
pmed27	8316	0,11%	0,1251
pmed28	4534	0,80%	3,6751
pmed29	3074	1,35%	11,7721
pmed30	2007	0,90%	31,1421
pmed31	10086	0,00%	0,0611
pmed32	9306	0,10%	0,1721
pmed33	4737	0,79%	5,6391
pmed34	3039	0,86%	22,5301
pmed35	10400	0,00%	0,0641
pmed36	9968	0,34%	0,2341
pmed37	5069	0,24%	9,6721
pmed38	11060	0,00%	0,0781
pmed39	9485	0,66%	0,3221
pmed40	5154	0,51%	16,0441

Πίνακας Α.12: Teitz and Bart (Randomized greedy input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5821	0,03%	0,0001
pmed2	4102	0,22%	0,0001
pmed3	4253	0,07%	0,0001
pmed4	3053	0,63%	0,0221
pmed5	1371	1,18%	0,0311
pmed6	7979	1,98%	0,0151
pmed7	5650	0,34%	0,0001
pmed8	4480	0,79%	0,0461
pmed9	2751	0,62%	0,1511
pmed10	1273	1,43%	0,3891
pmed11	7724	0,36%	0,0001
pmed12	6677	0,65%	0,0311
pmed13	4414	0,91%	0,2211
pmed14	2985	0,57%	0,7361
pmed15	1747	1,04%	1,8841
pmed16	8167	0,06%	0,0151
pmed17	7033	0,49%	0,0471
pmed18	4851	0,87%	0,6761
pmed19	2876	1,09%	2,3451
pmed20	1810	1,17%	6,0231
pmed21	9138	0,00%	0,0131
pmed22	8613	0,40%	0,0951
pmed23	4637	0,39%	1,5151
pmed24	2990	0,98%	5,4211
pmed25	1873	2,46%	14,8751
pmed26	9994	0,78%	0,0321
pmed27	8359	0,63%	0,1101
pmed28	4522	0,53%	3,5441
pmed29	3073	1,32%	11,6821
pmed30	2022	1,66%	31,0751
pmed31	10086	0,00%	0,0481
pmed32	9360	0,68%	0,1581
pmed33	4728	0,60%	5,6291
pmed34	3031	0,60%	21,5941
pmed35	10401	0,01%	0,0651
pmed36	10069	1,36%	0,2111
pmed37	5086	0,57%	9,5781
pmed38	11107	0,42%	0,0801
pmed39	9467	0,47%	0,2971
pmed40	5190	1,21%	15,7801

Πίνακας Α'.13: Teitz and Bart (Proportional greedy input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5891	1,24%	0,0001
pmed2	4093	0,00%	0,0001
pmed3	4261	0,26%	0,0161
pmed4	3058	0,79%	0,0111
pmed5	1360	0,37%	0,0311
pmed6	7965	1,80%	0,0001
pmed7	5669	0,67%	0,0121
pmed8	4510	1,46%	0,0321
pmed9	2773	1,43%	0,1641
pmed10	1277	1,75%	0,4071
pmed11	7721	0,32%	0,0151
pmed12	6651	0,26%	0,0161
pmed13	4428	1,23%	0,1851
pmed14	3018	1,68%	0,7751
pmed15	1748	1,10%	1,9391
pmed16	8232	0,86%	0,0001
pmed17	7037	0,54%	0,0311
pmed18	4926	2,43%	0,6161
pmed19	2886	1,44%	2,2961
pmed20	1807	1,01%	5,8921
pmed21	9138	0,00%	0,0301
pmed22	8676	1,13%	0,0611
pmed23	4643	0,52%	1,4531
pmed24	2994	1,11%	5,5321
pmed25	1860	1,75%	15,6211
pmed26	10093	1,77%	0,0321
pmed27	8364	0,69%	0,0931
pmed28	4540	0,93%	3,4371
pmed29	3065	1,06%	11,4241
pmed30	2026	1,86%	31,5771
pmed31	10086	0,00%	0,0431
pmed32	9331	0,37%	0,1391
pmed33	4761	1,30%	5,3741
pmed34	3043	1,00%	21,6411
pmed35	10406	0,06%	0,0431
pmed36	9954	0,20%	0,1701
pmed37	5106	0,97%	9,1721
pmed38	11153	0,84%	0,0631
pmed39	9451	0,30%	0,2191
pmed40	5196	1,33%	15,2491

Πίνακας Α.14: Teitz and Bart (Proportional worst input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5891	1,24%	0,0001
pmed2	4136	1,05%	0,0001
pmed3	4354	2,45%	0,0001
pmed4	3038	0,13%	0,0001
pmed5	1362	0,52%	0,0321
pmed6	8027	2,59%	0,0001
pmed7	5646	0,27%	0,0181
pmed8	4459	0,31%	0,0471
pmed9	2768	1,24%	0,1371
pmed10	1276	1,67%	0,3851
pmed11	7721	0,32%	0,0001
pmed12	6664	0,45%	0,0311
pmed13	4419	1,03%	0,2191
pmed14	3028	2,02%	0,7491
pmed15	1754	1,45%	1,8761
pmed16	8167	0,06%	0,0161
pmed17	7019	0,29%	0,0471
pmed18	4874	1,35%	0,6241
pmed19	2923	2,74%	2,2351
pmed20	1814	1,40%	5,8041
pmed21	9138	0,00%	0,0211
pmed22	8667	1,03%	0,0631
pmed23	4645	0,56%	1,4731
pmed24	3025	2,16%	5,4111
pmed25	1875	2,57%	14,7861
pmed26	9961	0,44%	0,0311
pmed27	8364	0,69%	0,0941
pmed28	4569	1,58%	3,4251
pmed29	3111	2,57%	11,2171
pmed30	2052	3,17%	31,0021
pmed31	10086	0,00%	0,0321
pmed32	9328	0,33%	0,1401
pmed33	4807	2,28%	5,4041
pmed34	3069	1,86%	21,2811
pmed35	10405	0,05%	0,0641
pmed36	10028	0,95%	0,2021
pmed37	5118	1,21%	9,1161
pmed38	11153	0,84%	0,0811
pmed39	9473	0,53%	0,2331
pmed40	5197	1,35%	15,2511

Πίνακας Α'.15: Teitz and Bart (Sample greedy input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5821	0,03%	0,0001
pmed2	4117	0,59%	0,0001
pmed3	4290	0,94%	0,0001
pmed4	3082	1,58%	0,0171
pmed5	1379	1,77%	0,0001
pmed6	7950	1,61%	0,0001
pmed7	5650	0,34%	0,0001
pmed8	4465	0,45%	0,0471
pmed9	2812	2,85%	0,1751
pmed10	1278	1,83%	0,4131
pmed11	7696	0,00%	0,0171
pmed12	6649	0,23%	0,0161
pmed13	4480	2,42%	0,2031
pmed14	3025	1,92%	0,7811
pmed15	1751	1,27%	1,9661
pmed16	8167	0,06%	0,0161
pmed17	7014	0,21%	0,0471
pmed18	4890	1,68%	0,6251
pmed19	2882	1,30%	2,2911
pmed20	1814	1,40%	6,0941
pmed21	9408	2,95%	0,0121
pmed22	8671	1,07%	0,0991
pmed23	4646	0,58%	1,5281
pmed24	3001	1,35%	5,4791
pmed25	1879	2,79%	15,4371
pmed26	9924	0,07%	0,0511
pmed27	8354	0,57%	0,1261
pmed28	4542	0,98%	3,5681
pmed29	3084	1,68%	11,4051
pmed30	2023	1,71%	32,1401
pmed31	10086	0,00%	0,0471
pmed32	9359	0,67%	0,1721
pmed33	4737	0,79%	5,4371
pmed34	3043	1,00%	22,0001
pmed35	10484	0,81%	0,0611
pmed36	9942	0,08%	0,2451
pmed37	5105	0,95%	9,7281
pmed38	11157	0,88%	0,0591
pmed39	9429	0,06%	0,2811
pmed40	5190	1,21%	15,5011

Πίνακας Α.16: Teitz and Bart (Drop approach input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5891	1,24%	0,0001
pmed2	4182	2,17%	0,0001
pmed3	4292	0,99%	0,0001
pmed4	3056	0,73%	0,0001
pmed5	1381	1,92%	0,0311
pmed6	8027	2,59%	0,0001
pmed7	5648	0,30%	0,0301
pmed8	4514	1,55%	0,0311
pmed9	2758	0,88%	0,1381
pmed10	1279	1,91%	0,3911
pmed11	7721	0,32%	0,0001
pmed12	6651	0,26%	0,0311
pmed13	4476	2,33%	0,1881
pmed14	3061	3,13%	0,7351
pmed15	1755	1,50%	1,8761
pmed16	8232	0,86%	0,0151
pmed17	7022	0,33%	0,0461
pmed18	4832	0,48%	0,6141
pmed19	2915	2,46%	2,2101
pmed20	1824	1,96%	5,7651
pmed21	9138	0,00%	0,0181
pmed22	8679	1,17%	0,0661
pmed23	4675	1,21%	1,4381
pmed24	3044	2,80%	5,3441
pmed25	1867	2,13%	14,7531
pmed26	10093	1,77%	0,0271
pmed27	8364	0,69%	0,0881
pmed28	4577	1,76%	3,3551
pmed29	3092	1,95%	11,2191
pmed30	2049	3,02%	31,0631
pmed31	10086	0,00%	0,0471
pmed32	9331	0,37%	0,1251
pmed33	4821	2,57%	5,3151
pmed34	3081	2,26%	21,3431
pmed35	10406	0,06%	0,0501
pmed36	9976	0,42%	0,1571
pmed37	5119	1,23%	9,1031
pmed38	11153	0,84%	0,0641
pmed39	9473	0,53%	0,2201
pmed40	5201	1,42%	15,2081

Πίνακας Α'.17: Neighborhood Search (Myopic input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5891	1,24%	0,0001
pmed2	4105	0,29%	0,0001
pmed3	4336	2,02%	0,0001
pmed4	3088	1,78%	0,0001
pmed5	1357	0,15%	0,0001
pmed6	8027	2,59%	0,0001
pmed7	5645	0,25%	0,0001
pmed8	4457	0,27%	0,0001
pmed9	2798	2,34%	0,0001
pmed10	1288	2,63%	0,0001
pmed11	7714	0,23%	0,0001
pmed12	6651	0,26%	0,0001
pmed13	4443	1,58%	0,0001
pmed14	2997	0,98%	0,0001
pmed15	1748	1,10%	0,0001
pmed16	8232	0,86%	0,0001
pmed17	7010	0,16%	0,0001
pmed18	4824	0,31%	0,0001
pmed19	2867	0,77%	0,0001
pmed20	1836	2,63%	0,0001
pmed21	9138	0,00%	0,0001
pmed22	8670	1,06%	0,0001
pmed23	4659	0,87%	0,0001
pmed24	2979	0,61%	0,0001
pmed25	1862	1,86%	0,0001
pmed26	10093	1,77%	0,0001
pmed27	8360	0,64%	0,0001
pmed28	4551	1,18%	0,0001
pmed29	3064	1,02%	0,0001
pmed30	2018	1,46%	0,0001
pmed31	10086	0,00%	0,0001
pmed32	9318	0,23%	0,0001
pmed33	4757	1,21%	0,0001
pmed34	3061	1,59%	0,0161
pmed35	10406	0,06%	0,0001
pmed36	9947	0,13%	0,0151
pmed37	5090	0,65%	0,0001
pmed38	11139	0,71%	0,0001
pmed39	9451	0,30%	0,0001
pmed40	5181	1,03%	0,0151

Πίνακας Α'.18: Neighborhood Search (Random input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6783	16,57%	0,0001
pmed2	5203	27,12%	0,0001
pmed3	5208	22,54%	0,0001
pmed4	3924	29,33%	0,0001
pmed5	2103	55,20%	0,0001
pmed6	9645	23,27%	0,0001
pmed7	6349	12,75%	0,0001
pmed8	5656	27,24%	0,0001
pmed9	3443	25,93%	0,0001
pmed10	1725	37,45%	0,0001
pmed11	8810	14,48%	0,0001
pmed12	8139	22,69%	0,0001
pmed13	5563	27,18%	0,0001
pmed14	3799	28,00%	0,0001
pmed15	2450	41,70%	0,0001
pmed16	8881	8,81%	0,0001
pmed17	7971	13,89%	0,0001
pmed18	5826	21,15%	0,0001
pmed19	3700	30,05%	0,0001
pmed20	2756	54,05%	0,0001
pmed21	10341	13,16%	0,0001
pmed22	9936	15,82%	0,0001
pmed23	5668	22,71%	0,0001
pmed24	3659	23,57%	0,0001
pmed25	2601	42,29%	0,0001
pmed26	11120	12,13%	0,0001
pmed27	9674	16,46%	0,0001
pmed28	5498	22,23%	0,0001
pmed29	3835	26,44%	0,0001
pmed30	2807	41,13%	0,0001
pmed31	10701	6,10%	0,0001
pmed32	10628	14,32%	0,0001
pmed33	5785	23,09%	0,0001
pmed34	3855	27,95%	0,0001
pmed35	11203	7,72%	0,0001
pmed36	11574	16,51%	0,0001
pmed37	6496	28,46%	0,0091
pmed38	11491	3,90%	0,0001
pmed39	11479	21,82%	0,0001
pmed40	6496	26,68%	0,0001

Πίνακας Α'.19: Neighborhood Search (Random plus greedy input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6384	9,71%	0,0001
pmed2	5166	26,22%	0,0001
pmed3	4673	9,95%	0,0001
pmed4	3088	1,78%	0,0001
pmed5	1378	1,70%	0,0001
pmed6	8326	6,42%	0,0001
pmed7	6803	20,81%	0,0001
pmed8	4655	4,72%	0,0001
pmed9	3033	10,94%	0,0001
pmed10	1372	9,32%	0,0001
pmed11	8046	4,55%	0,0001
pmed12	7116	7,27%	0,0001
pmed13	5251	20,05%	0,0001
pmed14	3152	6,20%	0,0001
pmed15	1892	9,43%	0,0001
pmed16	8892	8,94%	0,0001
pmed17	7082	1,19%	0,0001
pmed18	5647	17,43%	0,0001
pmed19	3466	21,83%	0,0001
pmed20	2662	48,80%	0,0001
pmed21	10224	11,88%	0,0131
pmed22	8777	2,31%	0,0001
pmed23	5284	14,40%	0,0001
pmed24	3551	19,93%	0,0001
pmed25	2192	19,91%	0,0001
pmed26	11054	11,47%	0,0001
pmed27	8765	5,51%	0,0001
pmed28	5014	11,47%	0,0001
pmed29	3472	14,47%	0,0001
pmed30	2038	2,46%	0,0001
pmed31	11129	10,34%	0,0001
pmed32	9573	2,97%	0,0001
pmed33	5522	17,49%	0,0001
pmed34	3300	9,53%	0,0001
pmed35	11413	9,74%	0,0001
pmed36	10160	2,28%	0,0001
pmed37	5214	3,10%	0,0001
pmed38	11486	3,85%	0,0001
pmed39	9870	4,74%	0,0001
pmed40	5439	6,06%	0,0001

Πίνακας Α.20: Neighborhood Search (Randomized greedy input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	5901	1,41%	0,0001
pmed2	4204	2,71%	0,0001
pmed3	4583	7,84%	0,0001
pmed4	3238	6,72%	0,0001
pmed5	1524	12,47%	0,0001
pmed6	8270	5,70%	0,0001
pmed7	6347	12,72%	0,0001
pmed8	4906	10,37%	0,0001
pmed9	3121	14,16%	0,0001
pmed10	1429	13,86%	0,0001
pmed11	7913	2,82%	0,0001
pmed12	6924	4,37%	0,0001
pmed13	4757	8,76%	0,0001
pmed14	3278	10,44%	0,0001
pmed15	1934	11,86%	0,0001
pmed16	8441	3,42%	0,0001
pmed17	7817	11,69%	0,0001
pmed18	5106	6,18%	0,0001
pmed19	3069	7,87%	0,0001
pmed20	1961	9,61%	0,0001
pmed21	9714	6,30%	0,0001
pmed22	9115	6,25%	0,0071
pmed23	4960	7,38%	0,0001
pmed24	3231	9,12%	0,0001
pmed25	2042	11,71%	0,0001
pmed26	10761	8,51%	0,0001
pmed27	8867	6,74%	0,0001
pmed28	4910	9,16%	0,0001
pmed29	3319	9,43%	0,0001
pmed30	2237	12,47%	0,0001
pmed31	10686	5,95%	0,0001
pmed32	10067	8,28%	0,0001
pmed33	4970	5,74%	0,0001
pmed34	3270	8,53%	0,0001
pmed35	11226	7,94%	0,0001
pmed36	10664	7,35%	0,0001
pmed37	5412	7,02%	0,0001
pmed38	11378	2,88%	0,0201
pmed39	9831	4,33%	0,0001
pmed40	5572	8,66%	0,0001

Πίνακας Α'.21: Neighborhood Search (Proportional greedy input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6721	15,50%	0,0001
pmed2	4656	13,76%	0,0001
pmed3	4800	12,94%	0,0001
pmed4	3577	17,90%	0,0001
pmed5	1917	41,48%	0,0001
pmed6	8447	7,96%	0,0001
pmed7	6721	19,36%	0,0001
pmed8	5189	16,74%	0,0001
pmed9	3252	18,95%	0,0001
pmed10	1671	33,15%	0,0001
pmed11	8271	7,47%	0,0001
pmed12	8229	24,04%	0,0001
pmed13	5228	19,52%	0,0001
pmed14	3721	25,37%	0,0001
pmed15	2134	23,42%	0,0001
pmed16	9076	11,20%	0,0001
pmed17	7866	12,39%	0,0001
pmed18	5959	23,91%	0,0001
pmed19	3470	21,97%	0,0001
pmed20	2407	34,54%	0,0001
pmed21	9362	2,45%	0,0001
pmed22	9697	13,03%	0,0001
pmed23	6031	30,57%	0,0001
pmed24	3638	22,86%	0,0001
pmed25	2374	29,87%	0,0001
pmed26	10563	6,51%	0,0001
pmed27	9030	8,70%	0,0001
pmed28	5706	26,86%	0,0001
pmed29	3709	22,29%	0,0001
pmed30	2512	26,29%	0,0001
pmed31	10409	3,20%	0,0001
pmed32	10201	9,72%	0,0001
pmed33	6136	30,55%	0,0001
pmed34	3786	25,66%	0,0001
pmed35	11792	13,38%	0,0161
pmed36	10764	8,36%	0,0001
pmed37	7216	42,69%	0,0001
pmed38	11663	5,45%	0,0001
pmed39	10641	12,93%	0,0001
pmed40	6578	28,28%	0,0001

Πίνακας Α.22: Neighborhood Search (Proportional worst input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6006	3,21%	0,0001
pmed2	4788	16,98%	0,0001
pmed3	5654	33,04%	0,0001
pmed4	3713	22,38%	0,0001
pmed5	1758	29,74%	0,0001
pmed6	10585	35,29%	0,0001
pmed7	6876	22,11%	0,0001
pmed8	5898	32,69%	0,0001
pmed9	3293	20,45%	0,0001
pmed10	1414	12,67%	0,0001
pmed11	8655	12,46%	0,0001
pmed12	7848	18,30%	0,0001
pmed13	5773	31,98%	0,0001
pmed14	3741	26,04%	0,0001
pmed15	2063	19,32%	0,0001
pmed16	9592	17,52%	0,0001
pmed17	9488	35,56%	0,0001
pmed18	6142	27,72%	0,0001
pmed19	3726	30,97%	0,0001
pmed20	2087	16,66%	0,0001
pmed21	10179	11,39%	0,0001
pmed22	10555	23,03%	0,0001
pmed23	5795	25,46%	0,0001
pmed24	3615	22,09%	0,0001
pmed25	2153	17,78%	0,0001
pmed26	11566	16,63%	0,0001
pmed27	9318	12,17%	0,0001
pmed28	6129	36,26%	0,0001
pmed29	3899	28,55%	0,0001
pmed30	2349	18,10%	0,0001
pmed31	12574	24,67%	0,0001
pmed32	10987	18,18%	0,0001
pmed33	6097	29,72%	0,0001
pmed34	3784	25,59%	0,0001
pmed35	11280	8,46%	0,0001
pmed36	12222	23,03%	0,0001
pmed37	7330	44,95%	0,0001
pmed38	12873	16,39%	0,0101
pmed39	11213	19,00%	0,0151
pmed40	6236	21,61%	0,0001

Πίνακας Α'.23: Neighborhood Search (Sample greedy input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6500	11,70%	0,0001
pmed2	4763	16,37%	0,0001
pmed3	4486	5,55%	0,0001
pmed4	3396	11,93%	0,0001
pmed5	1684	24,28%	0,0001
pmed6	8512	8,79%	0,0001
pmed7	6135	8,95%	0,0001
pmed8	5154	15,95%	0,0001
pmed9	3313	21,18%	0,0001
pmed10	1825	45,42%	0,0001
pmed11	8038	4,44%	0,0001
pmed12	7079	6,71%	0,0001
pmed13	4930	12,71%	0,0001
pmed14	3610	21,63%	0,0001
pmed15	2281	31,93%	0,0001
pmed16	9272	13,60%	0,0001
pmed17	7457	6,54%	0,0001
pmed18	5340	11,04%	0,0001
pmed19	3330	17,05%	0,0271
pmed20	2369	32,42%	0,0001
pmed21	10346	13,22%	0,0001
pmed22	9032	5,28%	0,0001
pmed23	5228	13,18%	0,0001
pmed24	3481	17,56%	0,0001
pmed25	2614	43,00%	0,0001
pmed26	11328	14,23%	0,0001
pmed27	9310	12,07%	0,0091
pmed28	5119	13,81%	0,0001
pmed29	3602	18,76%	0,0001
pmed30	2597	30,57%	0,0001
pmed31	10903	8,10%	0,0001
pmed32	10166	9,35%	0,0001
pmed33	5154	9,66%	0,0001
pmed34	3736	24,00%	0,0001
pmed35	10905	4,86%	0,0001
pmed36	10687	7,58%	0,0001
pmed37	5630	11,33%	0,0001
pmed38	11902	7,61%	0,0001
pmed39	10330	9,63%	0,0001
pmed40	5878	14,63%	0,0001

Πίνακας Α'.24: Neighborhood Search (Drop approach input)

όνομα αρχείου	λύση	απόκλιση	χρόνος εκτέλεσης (s)
pmed1	6521	12,06%	0,0001
pmed2	5799	41,68%	0,0001
pmed3	5789	36,21%	0,0001
pmed4	3878	27,82%	0,0001
pmed5	1613	19,04%	0,0001
pmed6	9355	19,57%	0,0161
pmed7	6610	17,39%	0,0001
pmed8	5481	23,31%	0,0001
pmed9	3667	34,13%	0,0001
pmed10	1480	17,93%	0,0001
pmed11	9086	18,06%	0,0001
pmed12	8910	34,31%	0,0001
pmed13	6280	43,58%	0,0001
pmed14	3611	21,66%	0,0001
pmed15	2147	24,18%	0,0001
pmed16	8491	4,03%	0,0001
pmed17	8934	27,65%	0,0001
pmed18	6301	31,03%	0,0001
pmed19	3745	31,63%	0,0001
pmed20	2285	27,72%	0,0001
pmed21	10271	12,40%	0,0001
pmed22	10781	25,67%	0,0001
pmed23	6205	34,34%	0,0001
pmed24	3629	22,56%	0,0001
pmed25	2189	19,75%	0,0001
pmed26	11843	19,42%	0,0151
pmed27	10472	26,06%	0,0001
pmed28	5853	30,12%	0,0001
pmed29	4016	32,41%	0,0001
pmed30	2378	19,56%	0,0001
pmed31	11768	16,68%	0,0151
pmed32	11154	19,97%	0,0161
pmed33	5998	27,62%	0,0001
pmed34	4002	32,82%	0,0001
pmed35	13548	30,27%	0,0001
pmed36	12224	23,05%	0,0001
pmed37	6600	30,51%	0,0001
pmed38	14674	32,68%	0,0001
pmed39	10922	15,91%	0,0001
pmed40	6753	31,69%	0,0001