

## תרגיל בית 1

ולדיסלב בוגון - 320907645

איילה אביטל - 203242003

### חלק א

1.

$$(k!) \cdot (m+1)^k \cdot m$$

$k!$  - סידור של דירות.  $(m+1)^k$  - לפני כל דירה בחר מעבדה או לא.  $m$  - בחר מעבדה סופית.

2.

$$\left( \sum_{i=0}^m \frac{m!}{(m-i)!} \right)^k \cdot k! \cdot m$$

$k!$  - סידור של דירות.  $m$  - בחירת מעבדה הסופית.  $\left( \sum_{i=0}^m \frac{m!}{(m-i)!} \right)^k$  - לפני ביקור בכל דירה בחר קבוצה של מעבדות לעבור בהן

ברצף.

3.

טבלה:

k	m	#possiblePaths	Estimated calculation time
7	2	22.04E+06	18.5 [secs]
7	3	2.48E+08	3.85 [mins]
8	3	79.27E+08	2.26 [hours]
8	4	6.30E+10	19.6 [hours]
9	3	28.54E+10	3.7 [days]
10	3	11.42E+12	5.3 [months]
11	3	5.02E+14	21.1 [years]
12	3	2.41E+16	1.1 [thousands years]
12	4	46.78E+16	22.4 [thousands years]
13	4	30.41E+18	1.5 million years]

### חלק ג

4.

$$d_{max} = k + m$$

אם במצב התחלתי יש מספיק מטושים כדי לעבור בכל דירה וגם קיבולת האמבולנס מספיק גדולה, מכיוון שעוד לא עברנו באף מעבדה נוכל להפעיל  $k + m$  אופרטורים שזה מספר כל האופרטורים האפשריים בבעיה זאת.

$$d_{min} = 0$$

נניח כי לכל  $i \in [k]$  מתקיים  $AmbulanceTestCapacity < d_i.roommates$  לכן לא נוכל להפעיל את אופרטור  $o_{d_i}$ . ונניח כי עברנו על כל המעבדות, יהי מצב  $s$  בו אנו נמצאים, לא נוכל להפעיל את אופרטור  $o_{i_j}$  כך ש  $i_j \in [m]$ , כלומר לא נוכל להפעיל אף אופרטור על מצב  $s$ .

5.

לא ייתכנו מעגלים. נניח בשלילה כי קיים מעגל אזי קיים מצב  $s \in S_{MDA}$  בו ניתן לעבור פעמיים עם לפחות מצב אחד באמצע. אם מצב זה הוא של דירה אז קיבלנו סתירה להגדרת האופרטורים בכך שלא עוברים בדירה יותר מפעם אחת. אם המצב הוא מעבדה  $j \in [m]$  נניח כי המצב לפני שחוזרים אל  $j$  הוא גם של מעבדה, כלומר המקררים ריקים ולפי ההנחה כבר ביקרנו ב- $j$  זו סתירה להגדרת אופרטור  $o_l$ .

אחרת נניח כי מצב לפני שחוזרים אל  $j$  הוא של דירה  $i$ , מכיוון שחוזרים בדיוק לאותו מצב  $s$  השדה  $s.Transferred$  נשאר אותו

דבר וזה סתירה להגדרת אופרטור  $o_{l_j}$  לפיו המצב הבא חייב להכיל את הבדיקות שיש בתוך המקרר של האמבולנס ובמקרה שלנו זה בדיקות של דירה  $i$  שעברנו בה לפני שחזרנו אל מעבדה  $j$ .

6.

יש אינסוף מצבים כי אחד המרכיבים של כל מצב זה מספר המטושים הזמינים באמבולנס שיכול לקבל כל ערך מקבוצת המספרים הטבעיים שהיא אינסופית.

ייתכנו מצבים לא ישיגים לדוגמא כל מצב בו מספר המטושים גדול יותר בסכום של מטושים בכל המעבדות ומספר המטושים ההתחלתי באמבולנס. סכום הנ"ל הוא חסם עליון על מספר המטושים שניתן להגיע אליו ממצב ההתחלתי.

7.

כן, בור הוא מצב בו דרגת היציאה שלו 0, בסעיף 4 הראנו איך זה יכול להתאפשר.

8.

נסמן את הטווח האורכים האפשריים ב  $[a, b]$  אזי  $a = 2$  מכיוון ש  $Apartments \neq \emptyset$  אזי בבעיה קטנה ביותר  $|Apartments| = 1$  לכן חייבים קשת ממצב התחלתי אל מצב בו אנו אוספים בדיקות של הדירה היחידה, ואז עוד קשת אל מצב בו מוסרים בדיקות של הדירה אל המעבדה,

זה יהיה מצב מטרה כי אין עוד בדיקות לבצע ואנו נמצאים במעבדה. אורך 1 לא ייתכן כי חייבים לבקר לפחות בדירה אחת ולפחות במעבדה אחת.

$b = m + k + k$ , זה ייתכן אם לפני ביקור בדירה הראשונה נעבור קודם בכל המעבדות כדי לאסוף מטושים ואז אחרי כל ביקור בדירה נבקר במעבדה כדי לפרוק מקררים. ערך גבוה יותר לא ייתכן כי אז נעבור פעמיים בדירה או במעבדה בתנאי לא חוקי.

$$[2, m + 2k]$$

9.

נגדיר את:  $Succ_{MDA} : S \rightarrow P(S)$ . בהינתן  $s \in S_{MDA}$  אזי:

$$Succ_{MDA}(s) = Succ_{Ap}(s) \cup Succ_{Lab}(s)$$

$$Succ_{Ap}(s) = \left\{ \left( \begin{array}{c} d_i.loc, s, Taken \cup \{d_i\} \\ s.Transferred, s.Matoshim - d_i.roommates \\ s.VisitedLabs \end{array} \right) \mid \begin{array}{l} i \in [k], d_i \notin s.Taken \cup s.Transferred \\ d_i.roommates \leq s.Matoshim \\ d_i.roommates \leq AmbulanceTestCapacity - \sum_{d \in s.Taken} d.roommates \end{array} \right\}$$

$$Succ_{Lab}(s) = \left\{ \left( \begin{array}{c} l_j.loc, s, \emptyset, \\ s.Transferred \cup s.Taken, s.Matoshim + l_j.Matoshim \cdot I_{[l_j \notin s.VisitedLabs]} \\ s.VisitedLabs \cup \{l_j\} \end{array} \right) \mid \begin{array}{l} j \in [m], \\ (s.Taken \neq \emptyset \vee l_j \notin s.VisitedLabs) \end{array} \right\}$$

## חלק ה

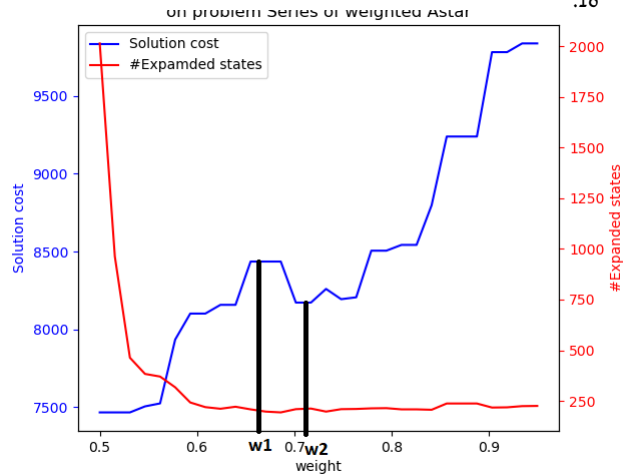
.14

StreetsMap(src: 54 dst: 549)	A* (h=0, w=0.500)	time: 1.15	#dev: 17354
StreetsMap(src: 54 dst: 549)	A* (h=AirDist, w=0.500)	time: 0.20	#dev: 2015

$$\nu = \frac{17354 - 2015}{17354} = \frac{15339}{17354} = 0.8838884407$$

חסכנו הרבה!

.16



—גרף מתאר יחס בין משקל  $w$  לבין מחיר של פתרון הבעיה ומספר מצבים מפותחים בריצת אלגוריתם *Weighted Astar* למציאת פתרון בעיית *small toy problem*. איזור כדאי הוא  $0.55 \leq w \leq 0.6$  כי בו מצליחים למזער את מחיר הפתרון ואת משאבי חיפוש הפתרון.

—התנהגות שראויים מתאימה לכלל אצבע שלמדנו, עבור  $w = 1$  אלגוריתם מתחשב רק בפונקציה יוריסטית, וכל פעם בוחר מצב הבא לפיתוח כך שיהיה הכי קרוב למטרה. ולכן מצפים שיפתח פחות מצבי חיפוש ובגלל שלא בודק הרבה אפשרויות כנראה יהיה יקר יותר. לעומת זאת עבור  $w = 0.5$  מתחשב באופן אחיד בין פונקציה יוריסטית לבין מחיר של הפתרון, התחשבות לאורך הפתרון גורמת לו לפתח יותר מצבים כדי לנסות למצוא פתרונות בעלי מחיר יותר נמוך. ככל ש  $w$  יגדל אל 1 אז מחיר יגדל ומשאבי ריצה יוקטנו.

ניתן לראות בעולם האמיתי כלל אצבע לא תמיד פועל, לדוגמה נקודות  $w_1 < w_2$  אבל מחיר של פתרון עבור  $w_1$  גדול יותר ממחיר של פתרון עבור  $w_2$ , מצבים מפותחים נשארו בסדר גודל דומה.

חלק ו

.19

החיסרונות בגישה זו הם הגדלת מספר המצבים במרחב החיפוש שנצטרך לתחזק ברשימות *Open* ו-*Close*, מקדם ההסתעפות יגדל דבר שיפגע בצריכת הזיכרון וזמן הריצה של האלגוריתם. בנוסף לא נוכל לנצל בצורה מיטבית את ה-*cachedMapDist*, בפתרון הנוכחי אנו שומרים מרחק בין כל שני מיקומים שעברנו בהם ובכך חוסכים בחישובים נוספים של אותו מרחק. אם נשלב בין שתי הבעיות יהיה לכך פחות משמעות כי האלגוריתם כל פעם יפתח את הצומת הישיגה הקרובה מהצומת הנוכחית.

.20

:(i)

```
@dataclass(frozen=True)
class MDASTate(GraphProblemState):
```

(ii): זה לא מספיק כי זה רק מבטיח שאי אפשר יהיה לשנות את השדות של איובייקט מטיפוס המחלקה. חלק משדות המחלקה הם *set* שהם *mutable* וניתן לשנותם אחרי אתחול.

לכן נרצה שדשות האלו יהיו מטיפוס *frozenset* שהוא *immutable*.

(iii): ייתכן שזה יקרה כי אנחנו מחפשים את המצב ברשימות *Open* ו-*Close* וייתכן הוא כבר נמצא שם, שורות מההרצאה:

$old\_node \leftarrow findstate(OPEN, s)$

$old\_node \leftarrow findstate(CLOSE, s)$

(iv): אנחנו רוצים ש-*MDAState* יהיה *hashable* כדי לשמור אובייקטים מטיפוס זה ב-*set* או כמפתח ל-*dictionary*. בנוסף זה הכרחי לנכונות האלגוריתם שבטעות אף מצב לא ישתנה בזמן ריצה שלא לצורך ולכן זה מגן עלינו.

בהינתן מצב *prev* בפונקציה *expand\_state\_with\_costs* אנו יוצרים מצב *succ*. אם נבצע

$succ.tests\_transferred = prev.tests\_transferred$  אזי מצב *succ* ומצב *prev* משתפים את אותו אובייקט מטיפוס *set*, כל מצב וצאצא שלו משתפים אותו *set* וכאשר אחד מהם עושה שינוי ל-*set* אז *set* של המצב השני גם משתנה זה שגורם לאלגוריתם להיות שגוי.

23. טענה נכונה, נוכיח:

תהי קבוצה של צמתים  $juncs = \{v_1, v_2, \dots, v_k\}$  בהם יש לעבור כולל צומת נוכחי שנשמנו  $v_{curr}$ .

נסמן זוג צמתים בעלי מרחק אווירי מקסימלי ב- $v_i, v_j$ . נסמן מרחק אווירי ביניהם  $D_{Air}(v_i, v_j)$  אזי  $D_{Air}(v_i, v_j) \geq 0$ . כלומר  $h = D_{Air}(v_i, v_j) \geq 0$

נניח כי קיים פתרון. נסמן ב- $P$  מסלול אופטימלי מצומת  $v_{curr}$  אל צומת מטרה לפי  $cost_{MDA}^{dist}$  אזי  $h^* = |P|$ .

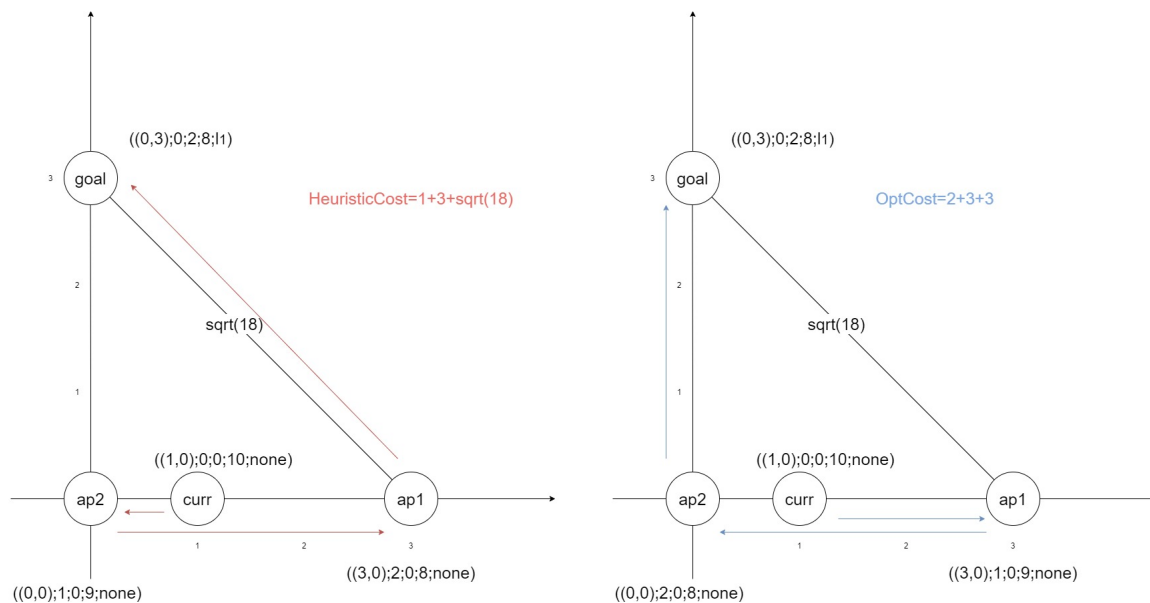
נראה ש- $h^* \leq h$ :  $v_i, v_j$  בהכרח נמצאים ב- $P$ , נניח בה"כ כי  $v_i$  בא לפני  $v_j$  ב- $P$ , נסמן את תת-מסלול שלו מ- $v_i$  אל  $v_j$  ב- $P'$ .

לפי משפט אי-שוויון המשולש שמתקיים במרחב אוקלידי  $R^2$  נקבל:  $|P| \geq |P'| = |path(v_i, v_j)| \geq D_{Air}(v_i, v_j)$ .

אם פתרון לא קיים אזי  $h^* = |P| = \infty$ . בסה"כ נקבל:  $h^* \geq |P| \geq |P'| \geq D_{Air}(v_i, v_j) = h$  כלומר  $0 \leq h \leq h^*$  ולכן  $h$  קבילה. 26.הפרכה:

בהינתן מרחב של 4 צמתים:  $curr, ap_1, ap_2, goal$  נראה שמסלול אופטימלי מ  $curr$  אל  $goal$  קצר יותר מאשר ערך יוריסטי של  $MDASumAirDist$  עבור אותה בעיה:

נניח כי כל קשת בין שני צמתים היא כביש שהוא קו ישר בין הצמתים כלומר אורכו שווה למרחק האווירי.



עבור מצב  $curr$  מתקיים כי  $h^*(curr) = dist(curr, ap_1) + dist(ap_1, ap_2) + dist(ap_2, goal) = 2 + 3 + 3 = 8$  כאשר  
 $h(curr) = air(curr, ap_1) + air(ap_1, ap_2) + air(ap_2, goal) = 1 + 3 + \sqrt{19} = 4 + \sqrt{18}$   
 ולכן יוריסטיקה הנ"ל אינה קבילה.

29. נוכיח כי היוריסטיקה  $MDAMSTAirDistHeuristic$  הינה קבילה:

בהינתן צומת נוכחי  $v_{curr}$  וקבוצת צמתים  $S = \{v_1, v_2, \dots, v_k\}$  בהם יש עוד לעבור, נגדיר  $V = I \cup \{v_{curr}\}$ . נבנה  $G$  כך ש-  
 $G = (V, E)$ , כך שלכל  $u, v \in V$  שונים  $(u, v) \in E$  ו- $w(u, v) = AirDist(u, v) \geq 0$ . את העפ"מ של  $G$  נסמן ב- $T = (V, E_T)$   
 אזי:  $h = w(T) \geq 0$ . נניח כי קיים פתרון לבעיה, יהא  $P$  מסלול אופטימלי לפי  $cost_{MDA}^{dist}$  מ- $v_{curr}$

אל צומת מטרה. את המסלול אפשר להראות בצורה הבאה:  $P' = u_1 u_2 \dots u_k$  כך שכל  $u_i$  ממסמן צומת של דירה והחסרנו מצב מטרה  
 שהוא מעבדה, בהכרח  $V \subseteq P'$  כי  $P$  פתרון.

לכל  $1 \leq i \leq k-1$  ב- $P'$  מתקיים שקיימת קשת  $e = (u_i, u_{i+1}) \in E$  כך ש- $w(e) \leq dist_P(u_i, u_{i+1})$ , זה נובע מאי-שוויון  
 המשולש. נסמן את קבוצת קשתות הנ"ל ב- $E'$ .

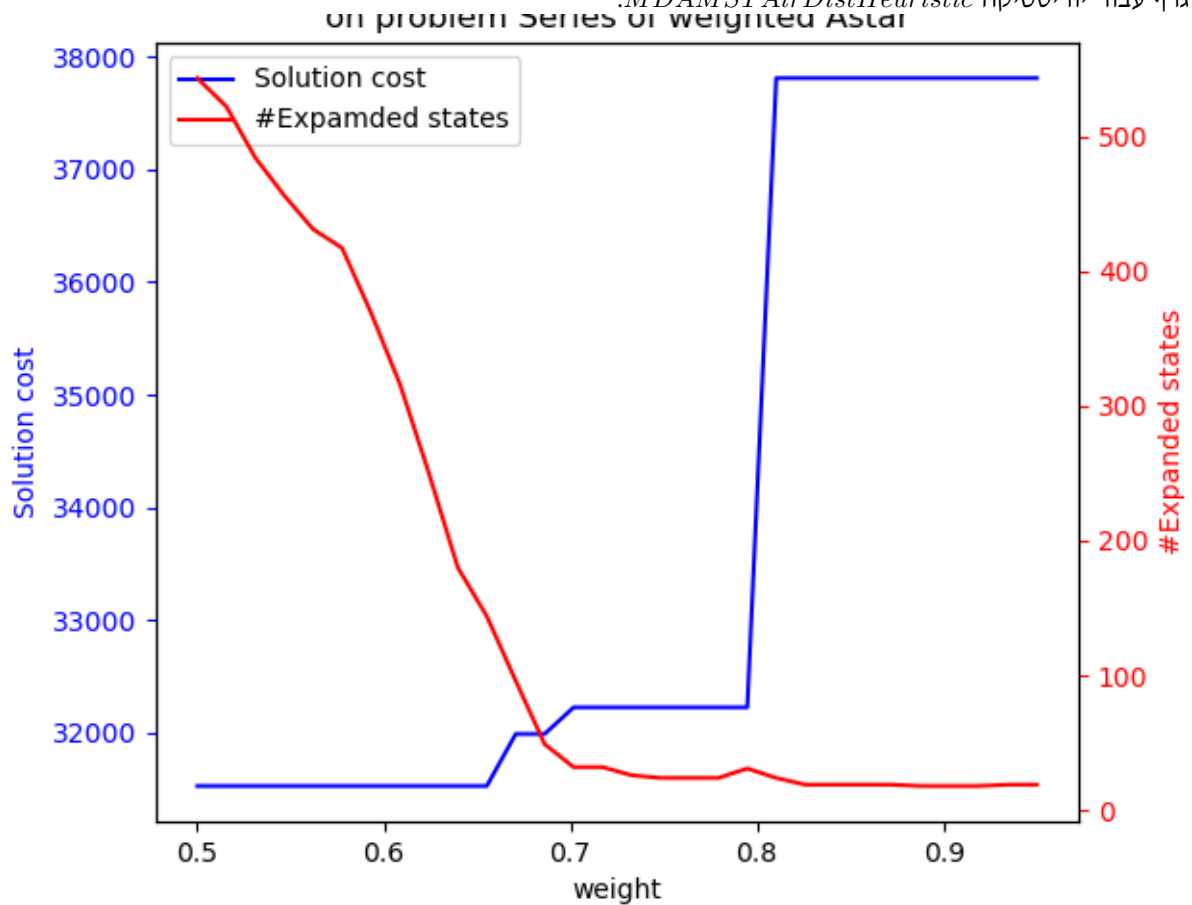
לכן  $h^* = |P| \geq |P'|$ . מתקיים כי  $G' = (V, E') \subseteq G$  הינו גרף קשיר ו- $|E'| = k-1$  ולכן  $G'$  הינו עץ פורש של  $T$ , ולכן  
 $w(T) \leq w(G')$  אזי:

$$h = w(T) \leq w(G') = \sum_{i=1}^{k-1} w(u_i, u_{i+1}) \leq \sum_{i=1}^{k-1} dist_P(u_i, u_{i+1}) = |P'| \leq h^*$$

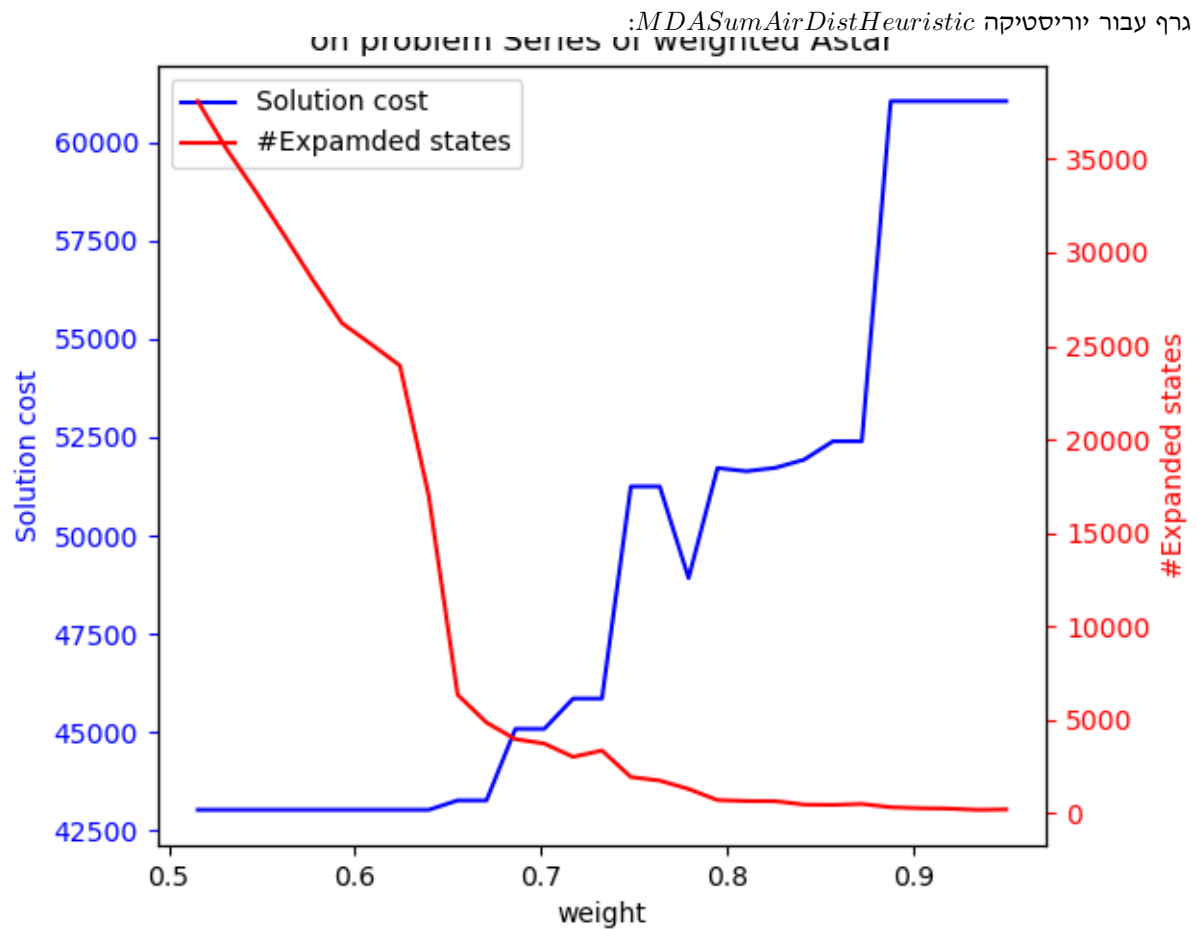
אם פתרון לא קיים אז  $h^* = |P| = \infty$  ולכן גם במקרה זה  $h \leq h^*$  כי מרחקים אוויריים סופיים. לבסוף  $0 \leq h \leq h^*$ .

30.

גרף עבור יוריסטיקה  $MDAMSTAirDistHeuristic$ :



האזורים בהם גם  $solution\_cost$  וגם  $expand\_nodes$  ביחד קטנים הם האזורים העדיפים, כלומר עבור  $0.66 \leq weight \leq 0.8$ .



האזור הכדאי הינו  $0.68 \leq weights \leq 0.74$  כי גם מחיר של הפתרון וגם מספר צמתים מפותחים יחסית נמוכים.

חלק ז

31.הנחות:

בכל דירה יש לפחות דייר אחד.

$gasPrice$  יכול להיות קטן ככל האפשר כדי ליצור תוצאה סופית של  $cost_{MDA}^{monetary}$  קטנה מספיק כך שהיוריסטיקות כבר לא יהיו

אופטימיות.

$MDAMSTAirDistHeuristic$	$MDASumAirDistHeuristic$	$MDAMaxAirDistHeuristic$	
לא	לא	לא	$cost_{MDA}^{test\_travel}$
לא	לא	לא	$cost_{MDA}^{monetary}$

32. פלט עבור בעיה  $small$  ו  $moderate$  עם  $cost_{MDA}^{dist}$  בהתאמה:

```
total_cost: MDACost(dist= 31528.659m, money= 49.717NIS, tests-travel= 52112.429m)
```

```
total_cost: MDACost(dist= 43034.794m, money= 95.847NIS, tests-travel= 176505.013m)
```

פלט עבור בעיות  $small$  ו  $moderate$  עם  $cost_{MDA}^{money}$  בהתאמה:

total_g_cost:	42.04962	total_cost: MDACost(dist=	31923.809m, money=	42.050NIS, tests-travel=	53317.118m)
total_g_cost:	77.20101	total_cost: MDACost(dist=	54951.037m, money=	77.201NIS, tests-travel=	172922.318m)

ניתן לראות כי  $monetary\_cost$  קטן בפלטים של ריצות עם  $optimization\_cost = monetary$  מאשר בפלטים של ריצות עם  $optimization\_cost = distance$ .  
הוכחה: 33.

אם קיים פתרון אז נסמן את מסלול אופטימלי לפי  $cost_{MDA}^{travel}$  מצומת  $v_{curr}$  אל צומת המטרה ב- $P$ . תהי קבוצה של דירות בהן יש לעבור:  $S = \{v_1, v_2 \dots v_k\}$

וקבוצת מעבדות  $L = \{u_i, u_2 \dots u_m\}$  אזי: לכל דירה  $v_i$  קיימת מעבדה  $u_j$  אליה הועברו טסטים מדירה זו, בנוסף נסמן ב- $v_j^*$  את המעבדה הקרובה ביותר לדירה  $v_i$  לפי מרחק אווירי.

$$h = \sum_{i=1}^k airdist(v_i, u_j^*) \leq \sum_{i=1}^k airdist(v_i, u_j) \leq \sum_{i=1}^k dist_P(v_i, u_j) \leq \sum_{i=1}^k n_i \cdot dist_P(v_i, u_j) = cost_{MDA}^{travel} = h^*$$

נסמן גם ב- $n_i$  את מספר הדיירים של הדירה. אזי:  $h = \sum_{i=1}^k n_i \cdot dist_P(v_i, u_j) = cost_{MDA}^{travel} = h^*$   
אם פתרון לא קיים אזי  $h = \infty$  וכי מרחק אווירי הינו ערך סופי, ולכן  $h \leq h^*$ . בנוסף לזה מרחק אווירי הינו ערך אי שלילי ולכן:  
 $0 \leq h \leq h^*$  כלומר פונקציה יוריסטית קבילה.

35.

פלט עבור בעיה  $moderate$  עם  $cost_{MDA}^{travel}$  ניתן להשוות עם פלט עבור אותה בעיה עם  $cost_{MDA}^{dist}$  או  $cost_{MDA}^{money}$  שנמצא בסעיף 32  
כי אכן קיבלנו תוצאה קטנה יותר עבור  $cost_{MDA}^{test\_travel}$

total_cost: MDACost(dist=	93226.428m, money=	127.199NIS, tests-travel=	131265.153m)
---------------------------	--------------------	---------------------------	--------------

36.

הוכחה: אם קיים פתרון במרחב המקורי  $S_{MDA}$  עם פונקציית עלות  $cost_{MDA}^{dist}$  מצומת  $s_0$  אל צומת מטרה  $s_{t'}$  עבור  $t' \in \mathbb{N}$  נסמן מסלול זה ב-  $P = s_0 \xrightarrow{o_0} s_1 \xrightarrow{o_1} \dots s_{t'-1} \xrightarrow{o_{t'-1}} s_{t'}$ . יהי  $\epsilon \geq 0$  ו-  $C_{dist}^*$  אורך מסלול שנפלט מהרצת  $A^*$  על  $S_{MDA}$ . נתון שיוריסטיקה קבילה ולכן  $C_{dist}^*$  הינו אורך מסלול אופטימלי לפי  $cost_{MDA}^{dist}$ .  
נניח בשלילה כי אלגוריתם  $A_1$  לא יחזיר פתרון, ונסתכל על סדרת המסלולים הבאה:

$\langle s_0 \rangle, \langle s_0 \xrightarrow{o_0} s_1 \rangle, \dots, \langle s_0 \xrightarrow{o_0} s_1 \xrightarrow{o_1} \dots s_{t'-1} \xrightarrow{o_{t'-1}} s_{t'} \rangle$  לכל  $0 \leq k < t$  לפי הגדרה, ולכן  $p \in S^P$  כל מסלול בסדרה מקיים  $p \in S^P$  לפי הגדרה, ולכן  $0 \leq k < t$  מתקיים  $o_k \in O^P$  בנוסף  $s_0 \in I$  ו-  $s_{t'} \in G$  ולכן  $\langle s_0 \xrightarrow{o_0} s_1 \xrightarrow{o_1} \dots s_{t'-1} \xrightarrow{o_{t'-1}} s_{t'} \rangle \in G^P$  ראינו כי אלגוריתם  $UCS$  שלם אם פונק' המשקל חסומה מלמטה ומתקיים  $1 \cdot m_0 \leq cost_{MDA}^{test\_travel}(s_t, o) = \left[ \sum_{d \in s.Taken} d.roommates \right] \cdot cost_{MDA}^{dist}(s_t, o)$  כאשר  $m_0$  הינו המרחק הקצר ביותר בין שני צמתים שונים (זה מוגדר היטב כי יש מספר קומבינציות סופי). כלומר שלב  $ii$  יחזיר פתרון בסתירה להנחה.

37.

הוכחה: נסתכל על שלב  $ii$ : יהי  $\epsilon \geq 0$  ו-  $C_{dist}^*$  אורך מסלול שנפלט מהרצת  $A^*$  על  $S_{MDA}$ . נתון שיוריסטיקה קבילה ולכן  $C_{dist}^*$  הינו אורך מסלול אופטימלי לפי  $cost_{MDA}^{dist}$ .

נוכיח באינדוקציה כי בכל איטרציה אנו מוסיפים ל- $open$  מסלול  $p = s_0 \xrightarrow{o_0} s_1 \xrightarrow{o_1} \dots s_{t-1} \xrightarrow{o_{t-1}} s_t$  שעבורו מתקיים  $cost(p) = cost_{MDA}^{travel}(s_{t-1}, o_{t-1})$   $p \in DistEpsOptimalPaths$

בסיס: איטרצית אפס:אנו מוסיפים את  $p = s_0$  ל  $open$  כלומר  $cost_{MDA}^{dist}(p) = 0 < (1 + \epsilon) \cdot C_{dist}^*$  ולכן

$$p \in DistEpsOptimalPaths$$

צעד: נניח נכונות עבור כל איטרציה  $i \leq k$  ונוכיח עבור איטרציה  $i = k + 1$ : נחלק למקרים: נניח כי עבור מסלול  $p$  שהוצא מ-

$open$  לא נוצר אף מסלול עוקב אזי

הטענה מתקיימת באופן ריק. מהנחה ידוע כי  $open$  לא ריק ואלגוריתם ממשיך. נניח עבור מסלול  $p = s_0 \xrightarrow{o_0} s_1 \xrightarrow{o_1} \dots s_{t-1} \xrightarrow{o_{t-1}} s_t$

שהוצא מ  $open$  ועבור אופרטור

$o \in O_{MDA}$  כך ש:  $p' \in Domain(o^p)$  נוצר מסלול עוקב  $p' = o^p(p)$  אזי אם

$$cost_{MDA}^{dist}(s_t, o) + \sum_{i=0}^{t-1} cost_{MDA}^{dist}(s_i, o_i) \leq (1 + \epsilon) \cdot C_{dist}^*$$

אזי  $cost(p, o^p) = cost_{MDA}^{test-travel}(s_t, o)$  סופי ולכן מכניסים מסלול  $p'$  ל  $open$ . אחרת  $cost(p, o^p) = \infty$  ומסלול לא נכנס ל  $open$ .

מהטענה הנ"ל ומקבילות של UCS

נובע כי אלגוריתם יחזיר מסלול אופטימלי לפי  $cost_{MDA}^{test-travel}$  מבין כל המסלולים שאורך שלהם לא עולה על  $(1 + \epsilon) \cdot C_{dist}^*$ .

כלומר מוחזר פתרון אופטימלי לפי קריטריון המשולב.

38.

רואים כי באמת נשמר איזון בין המדדים.  $test\_travel$  לא גדל משמעותית אבל  $dist$  כן קטן משמעותית.

```
total_cost: MDACost(dist= 65686.522m, money= 99.486NIS, tests-travel= 132209.981m)
```

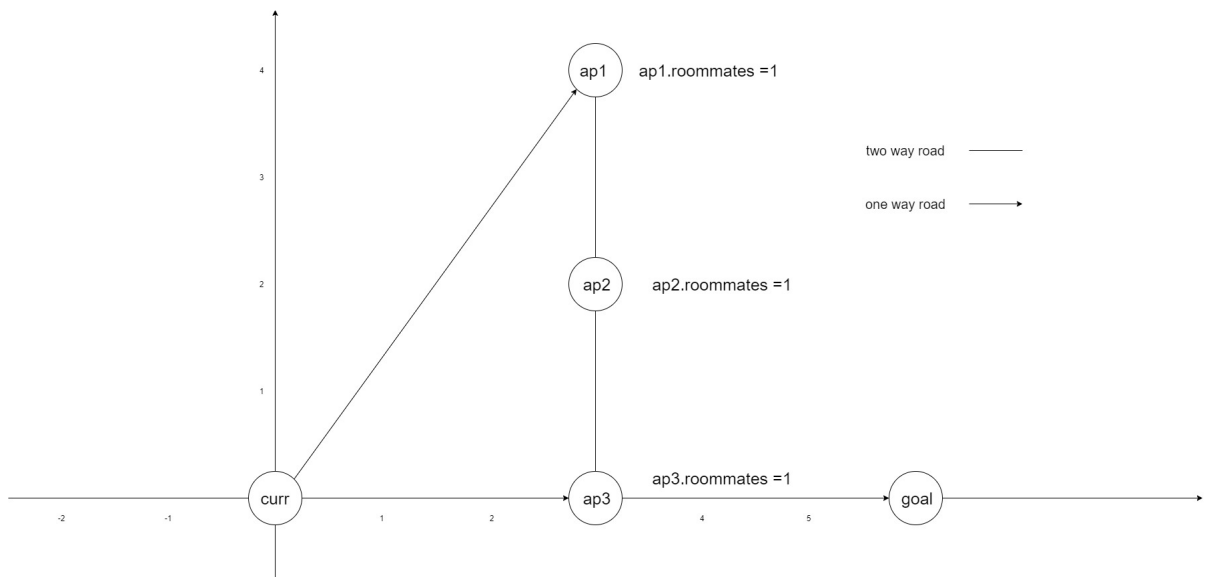
$$\frac{distCost}{C^*} - 1 = 0.5263584583037706 < eps = 0.6$$

39. הפרכה:

נראה שקיים פתרון במרחב מ-  $curr$  אל  $goal$  אבל  $A_2$  לא מחזיר פתרון עבור אותה בעיה:

נניח כי כל קשת בין שני צמתים היא כביש שהוא קו ישר בין הצמתים כלומר אורכו שווה למרחק האווירי.

מתקיים כי  $C_{dist}^* = 12$  נבחר  $\epsilon = 0.01$  כך ש-  $(1 + \epsilon)C_{dist}^* = 12.12$  שלבי ריצת האלגוריתם :





טבלת מעקב:

מסלול עד לצומת הנוסף	$g$	$close$	$open$	צומת נשלף מ- $open$ בתחילת הריצה	שלב ריצה באלגוריתם $UCS$
	0		$[curr]$		אתחול $open$ ומצב התחלתי
		$[]$			אתחול $close$
				$curr$	
		$[curr]$			
$curr \rightarrow ap1$	0	$[curr]$	$[ap1]$		יצירת צומת ל- $ap1$ והכנסתה ל- $open$ $((3, 4), 1, 0, 9, \emptyset)$
$curr \rightarrow ap3$	0	$[curr]$	$[ap1, ap3]$		יצירת צומת ל- $ap3$ והכנסתה ל- $open$ $((3, 0), 1, 0, 9, \emptyset)$
$curr \rightarrow ap2$	0	$[curr]$	$[ap1, ap3, ap2]$		יצירת צומת ל- $ap2$ והכנסתה ל- $open$ $((3, 2), 1, 0, 9, \emptyset)$
				$[ap3]$	
$curr \rightarrow ap1'ap3 \rightarrow$	4	$[curr, ap3]$	$[ap1, ap2, ap1']$		יצירת צומת ל- $ap1'$ והכנסתה ל- $open$ $((3, 4), 2, 0, 8, \emptyset)$
$curr \rightarrow ap2'ap3 \rightarrow$	2	$[curr, ap3]$	$[ap1, ap2, ap1', ap2']$		יצירת צומת ל- $ap2'$ והכנסתה ל- $open$ $((3, 2), 2, 0, 8, \emptyset)$
$curr \rightarrow goalap3 \rightarrow$	3	$[curr, ap3]$	$[ap1, ap2, ap1', ap2', goal]$		יצירת צומת ל- $goal$ והכנסתה ל- $open$ $((6, 0), 0, 1, 9, l_1)$
				$[ap1]$	
		$[curr, ap3, ap1]$	$[ap2, ap1', ap2', goal]$		מוצא את $ap2'$ ולא צריך לעדכן מחיר

יצירת צומת ל- $ap3'$ והכנסתה ל- $open$ $((3, 0), 2, 0, 8, \emptyset)$		$[ap2, ap1', ap2', goal, ap3']$	$[curr, ap3, ap1]$	4	$curr \rightarrow$ $ap3'ap1 \rightarrow$
מוצא את $goal$ ולא צריך לעדכן מחיר		$[ap2, ap1', ap2', goal, ap3']$	$[curr, ap3, ap1]$		
	$[ap2]$				
מוצא את $ap1'$ ומעדכן את המחיר שלו ל- 2		$[ap1', ap2', goal, ap3']$	$[curr, ap3, ap1, ap2]$		
מוצא את $ap3'$ ומעדכן את המחיר שלו ל- 2		$[ap1', ap2', goal, ap3']$	$[curr, ap3, ap1, ap2]$		
מוצא את $goal$ ולא צריך לעדכן מחיר		$[ap1', ap2', goal, ap3']$	$[curr, ap3, ap1, ap2]$		
	$[ap1']$				
יצירת צומת ל- $ap2''$ והכנסתה ל- $open$ $((3, 2), 3, 0, 7, \emptyset)$		$[ap2', goal, ap3', ap2'']$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1']$	8	$curr \rightarrow$ $ap1' \rightarrow ap3 \rightarrow$ $ap2''$
יצירת צומת ל- $goal'$ ולא מכניסה בגלל מרחק $((6, 0), 0, 2, 8, l_1)$		$[ap2', goal, ap3', ap2'']$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1']$		
	$[ap3']$				
מוצא את $ap2''$ ולא צריך לעדכן מחיר		$[ap2', goal, ap2'']$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1', ap3']$		
יצירת צומת ל- $goal'$ והכנסתה ל- $open$ $((6, 0), 0, 2, 8, l_1)$		$[ap2', goal, ap2'', goal']$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1', ap3']$	10	$curr \rightarrow$ $ap3' \rightarrow ap1 \rightarrow$ $goal'$
	$[ap2']$				
יצירת צומת ל- $ap1''$ והכנסתה ל- $open$ $((3, 4), 3, 0, 7, \emptyset)$		$[goal, ap2'', goal', ap1'']$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1', ap3',$ $ap2']$	6	$curr \rightarrow$ $ap2' \rightarrow ap3 \rightarrow$ $ap1''$
	$[goal]$				
אין צמתים לפיתוח צומת בור		$[ap2'', goal', ap1'']$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1',$ $ap3', ap2', goal]$		

	$[ap1'']$				
יצירת צומת ל- $goal''$ ולא מכניסה בגלל מרחק $((6, 0), 0, 3, 7, l_1)$		$[ap2'', goal']$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1', ap3', ap2', goal, ap1'']$		
	$[ap2'']$				
יצירת צומת ל- $goal''$ ולא מכניסה בגלל מרחק $((6, 0), 0, 3, 7, l_1)$		$[goal']$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1', ap3', ap2', goal, ap1'', ap2'']$		
	$[goal']$				
אין צמתים לפיתוח צומת בור		$\square$	$[curr, ap3, ap1, ap2, ap1', ap3', ap2', goal, ap1'', ap2'', goal']$		

$open$  ריקה ולכן האלגוריתם הסתיים ללא פתרון.

.40

הוכחה: מההנחה של השאלה נובע כי  $A_2$  מחזיר פתרון אזי:

בשלב  $i$  של  $A^*$  רץ עם פונקציה  $cost_{MDA}^{dist}$  ועם יוריסטיקה קבילה ולכן  $C_{dist}^*$  המוחזר הינו אורך מסלול אופטימלי של הבעיה. נניח בשלילה כי הפתרון שמובטח מההנחה אינו אופטימלי לפי הקריטריון משולב. בשלב  $ii$  של  $UCS$  רץ על פונקציה  $cost_{MDA}^{test\_travel}$  ומקבילות של  $UCS$  נובע כי הוא ימצא את הפתרון האופטימלי לפי פונקציה הנ"ל. מההנחה בשלילה נובע כי הפתרון המוחזר  $p$  אינו שייך לקבוצה  $DistOptimalPaths$  ולכן  $cost_{MDA}^{dist}(p) > (1 + \epsilon) \cdot C_{dist}^*$ . אחרת הוא היה מינימלי לפי  $cost_{MDA}^{travel}$  ושייך ל- $DistOptimalPaths$  ולכן אופטימלי לפי קריטריון המשולב. עבור מסלול  $p$  קיים תת מסלול  $p' = s_0 \rightarrow s_1 \rightarrow \dots \rightarrow s_{t-1} \rightarrow s_t$  עבורו בפעם ראשונה מתקיים  $cost_{MDA}^{dist}(p') > (1 + \epsilon) \cdot C_{dist}^*$ , כלומר כשנוצר צומת  $s_t$  העלות שלו הייתה גדולה מ- $(1 + \epsilon) \cdot C_{dist}^*$  ולכן לפי אופן פעולת האלגוריתם לא היינו מוסיפים אותו ו- $open$  אבל מעובדה  $p \in s_t$  שהוא מסלול פתרון מתקיים שכן הוספנו את  $s_t$  אל  $open$  וזו סתירה.

.41

מרחב חיפוש של  $A_1$  הוא הרבה יותר גדול מזה של  $A_2$  כי בשביל  $A_2$  כל צומת מכיל מצב בודד וכל צומת מ- $A_1$  הינו מסלול ממצב התחלתי אל מצב כלשהו. קומבינטורית מקבוצה של מצבים בגודל מסוים ניתן להרכיב קבוצה של מסלולים בגודל הרבה יותר משמעותי. ולכן זה משפיע באופן ישיר על זמן הריצה.

.44

```
MDA(small_MDA(5):Distance)      A* (h=MDA-MST-AirDist, w=0.500)  time:  9.65  #dev: 543
MDA(small_MDA(5):Distance)      A*eps (h=MDA-MST-AirDist, w=0.500) time:  1.14  #dev: 492
```

ניתן לראות כי חסכנו  $9.4\% \approx 100 \cdot \frac{543-492}{543}$  פיתוחי צמתים. מכיוון שצומת הבא לפיתוח נבחר באוסף צמתים יותר גדול וצומת הבא

לפיתוח נבחר לפי ערך של יוריסטיקה לא קבילה

יוריסטיקה זאת נותנת לחלק מהצמתים ערך שהוא גדול יותר מהמרחק האמיתי לכן כך אנחנו מתקרבים יותר לצומת מטרה.

## חלק י

(א) זיכרון:

בכל איטרציה של  $IDA^*$  מתבצע חיפוש לעומק ולכן דרישת זיכרון הינה תמיד לינארית בעומק הפתרון אם הוא קיים.

כאשר  $A^*$  רגיל מחזיק כל צומת שפותח באחד הרשימות -  $open, closed$  ולכן דורש הרבה יותר זיכרון.

(ב)

i: צמתים מפותחים.

ii: ייתכן שאלגוריתם יבצע הרבה איטרציות של חיפוש לעומק וכל פעם הוא יוצר כל צמתים מחדש כי הוא לא שומר אותם באף מקום.

iii: זה מתנהג שונה מהשוואה ל-  $ID - DFS$  כי שם מאיטרציה לאיטרציה ההגבלת עומק של ריצה בודדת גדלה במספר קבוע - 1.

במקרה של  $IDASTAR$  ייתכן שערכי פונקציה  $f$  לכל הצמתים מקבלים ערכים אחידים ומאיטרציה לאיטרציה אנחנו מגדילים את

$flimit$  במספר מאוד קטן ולכן עושים הרבה איטרציות בכללי.

(ג)

i: חסם עליון על מספר איטרציות:  $\lceil (C_S^* - Q_k(h(I))) \cdot k \rceil$ . נשים לב כי מאיטרציה לאיטרציה של אלגוריתם  $A_1$  אנחנו מגדילים את

$Flimit$  ב-  $\frac{1}{k}$  או בערך שיותר גדול ממנו.  $Flimit$  ההתחלתי הינו  $Q_k(h(I))$ , וכאשר באיטרציה כלשהי  $Flimit$  בפעם הראשונה

נהיה גדול-שווה מ-  $C_S^*$  אזי באיטרציה זו הריצה של  $A_1$  מסתיימת. ולכן מספר איטרציות הגדול ביותר הוא:

$$\lceil \frac{C_S^* - Q_k(h(I))}{\frac{1}{k}} \rceil = \lceil (C_S^* - Q_k(h(I))) \cdot k \rceil$$

ii: נסתכל על האיטרציה האחרונה של  $A_1$ , בה בפעם הראשונה מתקיים  $Flimit \geq C_S^*$  ולכן  $prevFlimit < C_S^*$  בנוסף

$Flimit \in A_k$ . מכיוון שיוריסטיקה קבילה  $origFlimit = C_S^*$ .

מתקיים:  $Flimit = \max\{prevFlimit + \frac{1}{k}, Q_k(C_S^*)\} \geq C_S^*$  כלומר  $Flimit = \min\{a | a \in A_k \wedge a \geq C_S^*\} = \lceil \frac{C_S^*}{1/k} \rceil \cdot \frac{1}{k}$  אזי

נוכל למצוא פתרון במחיר הנ"ל ולכן:

$$\varepsilon(A_1, S) = \lceil \frac{C_S^*}{1/k} \rceil \cdot \frac{1}{k} - C_S^*$$