

שאלה 1

א. כל מצב יתואר ע"פ הפרמטרים הבאים:

1. כמות מקטעים כוללת עד ליעד – סך כל המקטעים שנותרו לעבור עד הגעה ליעד הסופי.
2. מהירות נוכחית.

בהנחה שישנה מסילה בת n מקטעים ועל המכונית להסתובב k פעמים סביב המסילה, אז קבוצת המצבים היא: $\{(x, v) | 0 \leq x \leq k \cdot n \wedge 0 \leq v \leq k \cdot n\}$ (למרות שלחלק מהמצבים לא ניתן להגיע). הפעולות האפשריות הן "האץ", "האט" ו-"השאר באותה מהירות". על כן, מהמצב (x, v) ניתן לעבור אל:

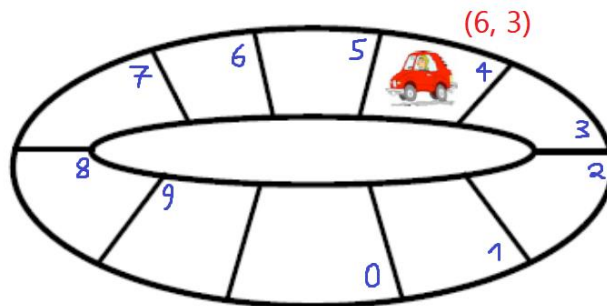
1. $(x - v, v + 1)$ עבור פעולת "האץ" (בהנחה ש $x - v \geq 0$ וגם $v + 1 \leq k \cdot n$).
2. $(x - v, v - 1)$ עבור פעולת "האט" (בהנחה ש $x - v \geq 0$ וגם $v - 1 \geq 0$).
3. $(x - v, v)$ עבור פעולה "השאר באותה מהירות" (בהנחה ש $x - v \geq 0$).

המצב ההתחלתי הוא $(k \cdot n, 0)$. המצב הסופי (מצב מטרה) הוא $(0, 0)$.

ב. במידה ולא שומרים את קבוצת המצבים שכבר ביקרנו בהם (*explored*), ניתן להגיע למצב שחיפוש לעומק יתקע על המצב ההתחלתי $(k \cdot n, 0)$ אם החיפוש יתעדף את הפעולה "השאר באותה מהירות". במצב כזה גרף המצבים שלנו יהיה אינסופי והחיפוש לא יהיה שלם. במידה ואנו זוכרים לא לבדוק מצבים שכבר סרקנו, אז גרף המצבים שלנו הוא סופי ועל כן חיפוש לעומק ימצא פתרון בהנחה שקיים כזה, גם אם זה במחיר של סריקת כל המקרים האפשריים. במצב כזה החיפוש יהיה שלם.

ג. כיוון שמחיר של כל פעולה (מעבר בין מצבים) הוא זהה ושווה ל-1, הרי ש-BFS תמיד יחזיר את המסלול האופטימלי (המסלול שהעומק שלו הוא המינימלי, ועל כן גם העלות שלו).

ד. היוריסטיקה אינה קבילה. ניקח לדוגמא את המקרה הבא:



במקרה הנ"ל המכונית החלה במקטע 0, והגיע לאחר מספר כלשהו של סיבובים אל מקטע 4 כאשר נותרו לה עוד 6 מקטעים לסיום הנסיעה. המהירות הנוכחית שלה היא 3.

עבור היוריסטיקה המוגדרת בשאלה מתקיים: $n - z = 10 - 4 = 6$. כלומר, ערך היוריסטיקה עבור המקרה הנ"ל הוא 6. אבל, העלות המינימלית עבור הגעה למצב יעד היא 3. זאת ניתן לעשות ע"י 3 פעולות של "האטה". בפעולה הראשונה נגיע למקטע 7 עם מהירות 2. לאחר מכן נגיע למקטע 9 עם מהירות 1, ולבסוף נגיע למקטע 0 עם מהירות 0.

לכן, ערך היוריסטיקה עבור מקרה זה גדול יותר מהעלות האופטימלית, ועל כן היא אינה קבילה.

היוריסטיקה אינה עקבית כמובן, משום שהיא אינה קבילה.

שאלה 2

- הפונקציה הנתונה אינה קבילה: בצומת D ערך הפונקציה הוא 5, אבל עלות המסלול האופטימלי מ-D ל-G2 הוא 3 (מ-D ל-F ל-G2).
 - הפונקציה הנתונה אינה עקבית, משום שהיא אינה קבילה.
- א. סדר הוצאת הצמתים (הערה: כאשר אין משמעות לסדר ההכנסה, כמו ב-BFS או IDS לדוגמה, הכנסתי בסדר אלפבתי):

BFS	S, A, C, B, G1
Iterative Deepening	S, S, C, A, S, C, J, F, D, A, G1
Uniform Cost Search	S, C, A, D, F, B, E, G2
Greedy Best First Search	S, C, J, G1
A*	S, C, D, F, G2
Hill Climbing	S, C, J, G1
Local Beam Search (k=2)	S, A, C

- ב. בשאלה התייחסתי לאלגוריתם המופיע בעמוד 126, אך עם שינוי התנאי עבור ΔE , כיוון שערכים נמוכים יותר של פונקציית היוריסטיקה מייצגים לנו מצב טוב יותר (בשונה מהדוגמה בספר שבה מחפשים ערכים גבוהים יותר).

1. כאשר: $current = C, current.value = 2, T = 100, next = J, next.value = 1$:
 $\Delta E = next.value - current.value = -1$
 כיוון שמתקיים: $\Delta E \leq 0$, אז סימן שהערך של J (כנראה) מקדם אותנו אל מצב המטרה, ולכן תמיד האלגוריתם של Simulated-Annealing יבחר בו (הסתברות 1).

2. כאשר: $current = C, current.value = 2, T = 100, next = D, next.value = 5$:
 $\Delta E = next.value - current.value = 3$

כיוון שלא מתקיים $\Delta E \leq 0$, סימן שע"פ פונקציית היוריסטיקה שלנו המצב הנבחר הוא פחות עדיף על פני המצב הנוכחי, לכן נבחר בו בצורה אקראית בהתאם לטמפרטורה בהסתברות הבאה:

$$e^{\frac{-|\Delta E|}{T}} = e^{\frac{-3}{100}} = \sim 0.970$$

כלומר, באיטרציה הנוכחית הסיכוי שיבוצע המהלך לצומת D הוא ~ 0.97 . כמובן שהסיכוי שבסופו של דבר נבצע מהלך לצומת D מהצומת הנוכחית הוא גבוהה כיוון שבאיטרציות הבאות נוכל לבחור את D שוב ושוב יחושב הערך ההסתברותי בהתאם לטמפרטורה, אך אני מאמין שלא לזה התכוונו בשאלה והחישוב של זה הוא די מסובך אז לא אשקיע זמן בלכתוב את זה...

שאלה 3

א. הפונקציה היוריסטית הבאה יכולה לשמש לפתרון הבעיה, בהנתן שתי קבוצות V_1, V_2 :

$$h(V_1, V_2) = \text{abs}(|V_1| - |V_2|) - (|V| \bmod 2) + |\{(u, w) \mid (u, w) \in E \wedge u \in V_1 \wedge w \in V_2\}|$$

 כלומר, הערך היוריסטי של מצב עבור שתי קבוצות V_1, V_2 הוא הפרש כמות האיברים ביניהן ועוד כמות הקשתות המפרות את התנאי המוגדר בשאלה (צומת אחד ב- V_1 וצומת אחר ב- V_2), ולבסוף מחסירים 1 במידה וכמות הצמתים הכוללת היא אי-זוגית, כיוון שבמקרה כזה לא נוכל להגיע אף פעם להפרש של 0 בין שתי הקבוצות.
 כמובן שעבור מצב אידיאלי שבו שני התנאים מתקיימים בצורה האופטימלית אז הערך היוריסטי הוא 0, ועל כן הם באמת מצבי יעד.

ב. בהנתן קבוצה V בעלת n צמתים, קבוצת המצבים תהיה קבוצת כל המספרים הבינאריים בעלי n ביטים. כאשר הביט ה- i דלוק ($=1$), סימן שהצומת ה- i שייך לקבוצה V_1 ולהפך. הפונקציה היוריסטית מהסעיף הקודם תצטרך קודם לבנות את שתי הקבוצות מהמספר הבינארי ולאחר מכן להשתמש בנוסחא מסעיף א' (או לחלופין לבצע פעולות על ביטים).
 קבוצת המצבים השכנים למצב כלשהו הוא היפוך אחד הביטים מתוך n הביטים של המצב המקורי (כלומר, העברת אחד הצמתים מקבוצה אחת לקבוצה השנייה).
 המצב ההתחלתי יבחר באקראי מבין כל המצבים האפשריים. בכל פעם האלגוריתם יבחר את השכן העוקב בעל הערך היוריסטי הקטן ביותר עד אשר יגיע למצב שעבורו אין שכן בעל ערך יוריסטי הקטן מערכו (מינימום מקומי).

ג. הפרטים יקודדו בצורה זהה לתיאור מסעיף ב'. פונקציית ה- $fitness$ תהיה:

$$f(V_1, V_2) = |V| + |E| - h(V_1, V_2)$$

נחלק את הפריטים לזוגות לפי ערך פונקציית ה- $fitness$ שלהם. בכל זוג נבחר את צמד הצמתים עם ערך ה- $fitness$ הטוב ביותר שעדיין לא נבחרו.
 פעולת ההצלבה תיקח בכל פעם זוג צמתים ותבחר נקודת הצלבה אקראית ביניהם כך שיווצר זוג צמתים שונה המורכב מזוג הצמתים המקורי.

1001110011	1001110100
1010110100	1010110011

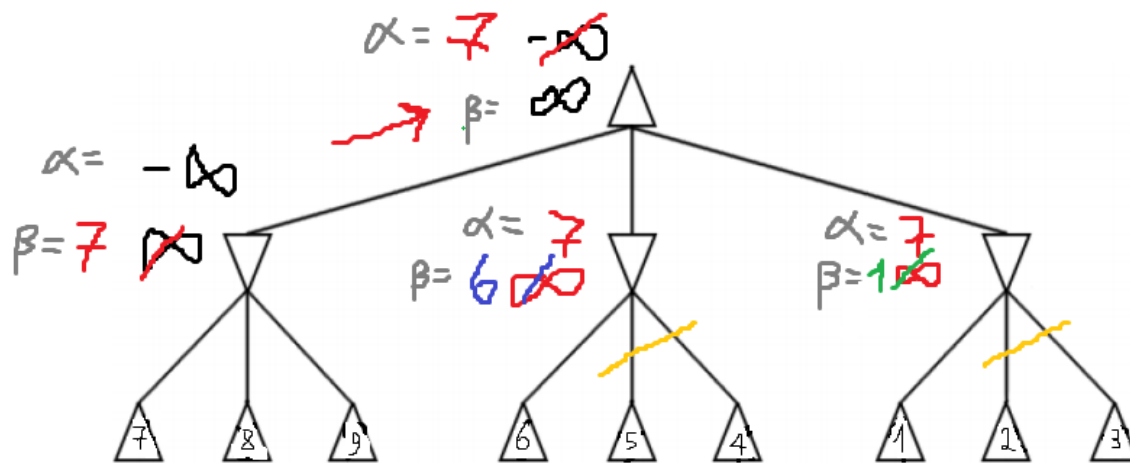
לדוגמא, עבור זוג המספרים (מצבים) בעמודה השמאלית, נקבל את זוג המספרים (המצבים העוקבים) בעמודה הימנית, במידה ונקודת ההצלבה תהיה לאחר 4 צמתים:

המוטציה יכולה להיות שינוי של מספר כלשהו של ביטים כלשהם בצורה אקראית, בהסתברות נמוכה. אם המוטציה יצאה מוצלחת, היא כנראה תשאר כי תדורג גבוהה בעזרת פונקציית ה- $fitness$.

ד. טיפוס גבעה הוא אינו טוב לבעיה זו, כיוון שמאוד בקלות אנחנו יכולים להגיע למינימום מקומי. אם בתחילת הדרך נבחר בזוג צמתים שיהיו באותה הקבוצה ועל פניו נראה שטוב שהם באותה הקבוצה, אנו עלולים להשאר עם ההחלטה הזו עד הסוף ולהגיע לתוצאה שהיא אולי טובה אך לא טובה יותר אם לא היינו בוחרים אותם באותה הקבוצה, וזה עלול לקרות עם הרבה זוגות של צמתים במקרים מורכבים ואנו נקבל הרבה "גבעות" קטנות של מינימום מקומי.
 לגבי השניים האחרים, זה קשה להחליט. אבל אני נוטה יותר לכיוון הדמיית חישול. כיוון שהוא דומה מאוד לטיפוס הגבעות אבל הוא מאפשר לצאת ממינימום מקומי ולהגיע בסופו של דבר למינימום גלובלי בהסתברות גבוהה.
 הנטייה שלי להדמיית חישול נובעת מהעובדה שהוא פחות אקראי מהאלגוריתם הגנטיים והבחירה של נקודת ההצלבה לאו דווקא מקדמת בצורה טובה את הצאצאים.

שאלה 4

א. כאשר שמם את הערכים הבאים: 7,8,9,6,5,4,1,2,3 (ציירתי ב-paint מקווה שזה ברור)



ב. כאשר שמם את הערכים הבאים: 1,2,3,4,5,6,7,8,9 האלגוריתם לא גוזם אף עלה:

