Genetic Algorithm

:מטרות

- א. פיתוח ויישום אלגוריתם גנטי באופן ממוחשב GA
- ב. פתרון מטה היוריסטי לבעיית תכנית אב לייצור \רכש (גודל מנה אופטימאלי לביקוש משתנה).
- ניתן (GA לשם השוואה עם פתרון (שם האוואה עם פתרון) WW ג. יישום פתרון אופטימלי באופן ממוחשב אלגוריתם (שם השוואה עם פתרון (שוב באווע "קלות" ומכאן עולה הצורך באלגוריתם אחר (

1. מבוא:

- א. אחת הבעיות הנפוצות בעולם היצרני, הינה קביעת גודל מנת ייצור\רכש אופטימלי. "אופטימלי" = לצורך העניין (וכהנחת יסוד בפרויקט זה) — העלות הנמוכה ביותר(Total Cost)
 - ב. בעיה זאת קשה לפתרון ככל שיש תקופות זמן רבות יותר באופק התכנון.
- ג. הקושי נובע מכמות האפשרויות הרבות שיש לבדוק לעיתים במצבים מסוימים הכמות כל כך רבה עד שחישוב פתרון אופטימלי הופך להיות בלתי אפשרי בנקודת הזמן הנוכחית בשימוש הטכנולוגיות הקיימות כיום.
- ד. לאור האמור התפתחו קבוצות אלגוריתמים הנקראים היוריסטיקות. אלגוריתמים אלה מוצאים פתרון שאינו הפתרון האופטימלי (בהכרח), אך במקרים רבים הוא פתרון מספיק טוב או פתרון העדיף מלא כלום.
 - ה. בנוסף קיימות קבוצות אלגוריתמים נוספים שמבוססות בעיקר על סטטיסטיקה, באופן כזה שהן מחקות עיקרון מסוים בטבע. אלו הן מטה-היוריסטיקות והן נחשבות חדשניות ומודרניות יותר. בעבודה זאת בוצע שימוש במטה-יוריסטיקה מסוג אלגוריתם גנטי Genetic Algorithm לצורך פתרון בעיות מהסוג שיפורט בהמשך.
 - ו. בנוסף לכך, במסגרת העבודה בוצע יישום לאלגוריתם (שניגוד מטה-האלגוריתם פותר את הבעיה הנדונה כך שהפתרון הוא אופטימלי (בניגוד מטה-היוריסטיקות שלא בהכרח מוצאת אותו). המטרה היא להשוות את הפתרונות משני האלגוריתמים. כך ניתן לקבל אינדיקציה לגבי כמות החישובים (דורות) שנדרשים לאלגוריתם הגנטי כדי להגיע לפתרון אופטימאלי או קרוב אליו.
 - ז. האלגוריתמים פותחו ויושמו בשפת C.

2. הגדרת הבעיה שהפרויקט עוסק בו:

t – מספר תקופות התכנון (ימים, שבועות, חודשים, רבעונים וכ..)

ביקושים\דרישות נטו (לצורך העניין תכנית אב לביצוע) – Dt

א – עלות הזמנה (ללא תלות בכמות) – K

עלות (\$) אחסון פריט אחד במלאי לתקופה אחת – h

t	1	2	3	4	
Dt	200	300	450	80	

א. הבעיה: לקבוע כמה לייצר\לרכוש בכל תקופה, תוך התחשבות בעלויות אחסון.

ב. הנחה מרכזית: **חוסר אסור**.

3. מבנה הפתרון:

עלות המלאי – h אות במחסן שעבורו נדרש תשלום – בהתאם ל – L

t כמות לרכש\ייצור בתקופה – Qt

Qt	500	0	450	80
1	-	300	-	

^{***} הערה: הנתונים שלעיל בדוגמא זאת ניתנו לשם המחשה, לא מהווים פתרון נכון.

- ג. חישוב עלות כוללת (כמות ההזמנות * k + וסכום המלאים במחסן
 - ד. לכל "סידור" של הפתרון Qt קיימת עלות כוללת שנובעת ממנו
- ה. האלגוריתם שיוצג להלן "מחפש" את העלות המינימאלית מבין כל האפשרויות שעליהן האלגוריתם "עובר". באופן תיאורטי יש **t!** אפשרויות לבדוק. לכן כאשר אופק התכנון רחב בעייה זאת הופכת להיות בעיית np במושגי מחשוב, לא נינת לפתרון בזמן סביר בטכנולוגיה הקיימת.

הערה - בתקופה הראשונה חייבים לרכוש(כמות שתספיק לפחות לתקופה זאת) שכן חוסר אסור. אין להגיע למועד האספקה בלי מלאי זמין.

4. הסבר על עיקרון הפעולה של התכנית הממוחשבת:

- א. בתחילת פעולתה התכנית מפעילה אלגוריתם גנטי לצורך פתרון הבעיה. האלגוריתם רץ מספר מוגדר של איטרציות (דורות) על פי הגדרה מראש, כפי שיפורט.
- WW(wagner whithin) ב. עם סיום האלגוריתם הגנטי מופעל אוטומטית אלגוריתם האלגוריתם הגנטי
 מציאת פתרון אופטימלי לאותה הבעיה, במטרה לראות האם האלגוריתם הגנטי
 "הגיע" לפתרון האופטימלי, אם לא אזי מה מידת הקירבה שלו לפתרון?
 - ג. <u>הערה</u>- ברור שלדוגמאות שניתן להריץ עליהן את האלגוריתם אסור להיות מסובכות במיוחד, כי אז לחישוב הפתרון האופטימלי יידרש זמן רב מדיי. לכן לעיתים האלגוריתם הגנטי עשוי להראות "מיותר" (כי לכאורה יש אלגוריתם שמוצא אופטימום). אך יתרון האלגוריתם הגנטי הוא דווקא כשהבעיה מאוד מסובכת וכשלא ניתן להשתמש ב**ww**, במצב כזה ניתן למצוא פתרון "טוב מספיק" בהתחשב בקושי הרב שבמציאת פתרון אופטימלי.

5. האלגוריתם הגנטי: Genetic Algorithm

- ד. בהמשך לניסיונות מדענים בשנות ה-50 וה-60 למציאת פתרונות של אופטימיזציה של בעיות הנדסיות ומדעיות, באמצעות חיקוי מנגנונים בטבע, התפתח שיטה המבוססת על תהליך גנטי מתורת האבולוציה.
- ה. השימוש בפעולות הבסיסיות: שחלוף, crossover איחוד , הבסיסיות: שחלוף, מוטציה mutation ובחירה selection מרכיבים את השלבים השונים באלגוריתם הגנטי כאסטרטגיה לפתרון בעיות. קיימים שימושים רבים לאלגוריתמים גנטיים הן לפתרון בעיות תיאורטיות למשל, בעיית הסוכן הנוסע והן בנושאים פרקטיים כלכלה, הנדסה וכו

ו. קל לזכור את העיקרון:

- ם. לכל זוג פרטים יש את היכולת לייצר צאצא ולהעביר לו את המטען.a הגנטי שלהם.
- b. רק המתאימים ביותר שורדים על ידי העלאת סיכויי ההתרבות שלהם.
 - יש צאצאים עם מוטציות.c
 - ז. בעבודה הנוכחית בוצעה בוצע ייצוג כרומוזום באופן בינארי(קידוד): 1101111000011110
- ח. משמעות: כל "ביט" מייצג את התשובה לשאלה: "האם לקנות בתקופה x ?" כך שמיקום הביט, בדומה למערך נתונים בשפת תכנה, הוא בעצם האינדקס של המערך וזה גם מספר התקופה פחות 1. כמובן שיש לפענח את הכרומוזום כדי לדעת כמה לקנות בכל תקופה.
 - ט. למעשה כל כרומוזום מהסוג שלעיל מהווה פתרון אפשרי לבעיה שתוארה.
- י. המעבר בין הפתרון לבין ייצוג הכרומוזומים מבוצע ע"י **קידוד ופענוח:** כלומר אם צריך "לקנות" בתקופה 4 אז בביט 5 יופיע:" 1 " ואופן הפענוח הוא הכפלה במערך הביקושים([demands[t]) באינדקס המתאים לו. הנושא מפורט בתוך שורות הקוד עצמו שבתכנית.

יא. מבנה עקרוני של האלגוריתם:

- 1. צור אוכלוסייה התחלתית
- 2. הערך את ההתאמה של כל פרט באוכלוסייה (fitness/ranking)
 - 3. בחר את הפרטים המתאימים ביותר לזיווג
 - 4. צור דור חדש של פרטים על ידי זיווג ומוטציה של הדור הקודם
 - 5. חזור על שלבים 2–4 עד סיום הסימולציה

יב. <u>עקרון פעולת התכנית</u>:

- a. התכנית מתחילה בהגדרות הבעייה והאוכלוסייה:
- המכיל את struct aProblem המכיל את נשמת במבנה נתונים מסוג כל הפרמטרים החיוניים של הבעיה שאותה האלגוריתם מנסה לפתור :

```
struct problemData{
                                       // data structure for holding a pro
blem data
int
     t;
                                               // plan scope
float h;
                                               // store cost -
one unit for one period
float k;
                                               // for allocating memory
int structSize;
                                             // order fixed pric
     D[];
                                               // demands for each period
int
```

- b. האוכלוסייה הנבחרת מיוצגת ע"י כרומוזומים בינארים כפי שיתואר בהמשך.
 - c. לכל פרט באוכלוסייה, מחושבים

6. אופן הרצת התכנית:

```
int numOfGenerations =10;
int rankMethod = 1;
int populationSize;
float percentOfCross=0.35;
```

א. הגדרות משתמש:

- a מספר דורות (איטרציות) לחישוב = numberOfGenerations .a **כברירת מחדל התכנית משתמשת ב-10 דורות**, ניתן לשנות את הערך לכל מספר דורות רצוי.
 - .b שיטת דרוג. Ranking

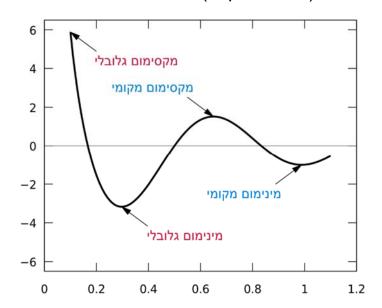
(rankMethod =1) Fitnessב ניתן להשתמש

(rankMethod =0)Ranking או

ברירת המחדל – Ranking=1

הנ"ל תלוי בנתוני כל בעייה ספציפית.

**** אם אין הבדל משמעותי ב fitness של כל כרומוזום יש לבחור בשיטת RANKING. אחרת התכנית עלולה להכנס למצב של סטגנציה (מינימום מקומי) לדוגמא:



גודל האוכלוסייה – מספר כרומוזומים שיהוו את האוכלוסייה של הפתרונות. בתכנית זאת המספר קבוע והוא נקבע שרירותית על פי מספר התקופות באופק התכנון. כלומר בבעיה של 12 חודשים גודל האוכלוסייה יהיה 12 כברירת מחדל. בבעיה של שבוע ימים (6) גודל האוכלוסייה יהיה 6 כרומוזומים. * שיטה זאת יעילה כאשר מספר התקופות קטן כי עבור מספר תקופות גדול מספר האפשרויות הינו בעצרת ויתכן שגודל האוכלוסייה לא יהיה יעיל והחתירה לפתרון טוב תהיה איטית מאוד. לצורכי לימוד ועיסוק בבעיות קצרות יחסית (עד מחדל הקיימת. המשתנה הרלוונטי בתכנית: populationSize

- הגדת אחוז הכרומוזומים מתוך האוכלוסייה precentOfCross .d
 שיעבור הכלאה. מאחר והבחירה נעשית על בסיס סטטיסטי יתכן
 שכרומוזום מסוים יבחר שוב באותו דור להיות הורה יותר מפעם אחת. הדבר תקין מבחינת האלגוריתם. גם בטבע זה כך.
 - e. <u>בחירות המשתמש בתפריט:</u>

: ברירת מחדל – 1

המערכת תריץ את האלגוריתם על בעיית ברירת המחדל של התכנית:

```
int    t = 6;
float h = 0.3;
float k = 100;
int Demands[]={250,200,180,420,350,250};
float Qt[t];
for (i=0;i<t;i++) Qt[i]=0;</pre>
```

2<u>- קריאת נתוני בעיה חדשה מקובץ</u> (הזנת הנתונים בקובץ (input.csv) . אם המשתמש בוחר באפשרות זאת יש להזין את נתוני הבעיה שאותה רוצים לפתור.

בקובץ Input.csv קיימים נתוני בעיית ברירת המחדל כפי שרואים בטבלה הבאה (שניתנים לשינוי ע"י המשתמש):

t	8	(Enter periods number)		בשדה זה יש להקליד את מספר התקופות באופק				
								התכנון
h	1	(Enter unit storage cost)		בשדה זה יש להקליד את עלות אחסון יחידת מוצר				
		לתקופה אחת			אחת במלאי			
k	100	(Enter order o	ost)		בשדה זה יש להקליד את עלות ההזמנה – בהנחה			
					שאין הגבלת כמות להזמנה			
period	1	2	3	4	5	6	7	8
num								
Demands	40	20	0	15	70	0	10	50

**** יש לשנות אך ורק את השדות המודגשים בצהוב! כל שינוי אחר במבנה קובץ הקלט עלול להוביל לשגיאת זמן ריצה!

ניתן כמובן להוסיף ולהוריד תקופות וביקושים ללא הגבלה, כל עוד השדה t מכיל את מספר התקופות הנכון.

(***הקובץ input.csv חייב להיות בתקיה הפעילה במידה והמשתמש בוחר: 2 – קריאה מקובץ.
הקובץ חייב להיות בתקיה בה נמצא קובץ ההרצה EXE.
אין לשנות את שם קובץ הנתונים)

סביבת הפיתוח של התכנית: Visual Studio code שימוש בקומפיילר gcc. התככנית הורצה ונבדקה במערכת הפעלה windows 10.

```
| Trouble | Trou
```

.7 <u>פלט לדוגמא:</u>

א. נתוני (הבעיה מסומנים בתכלת). האלגוריתם הורץ למשך 20 דורות.

GeneticAlgoritem implemention :

looking a sulution for problem :

Number of periods=6 holdCost = 0.3 invititionCost=100.0

Demands:

period 1: [250] period 2: [200] period 3: [180] period 4: [420] period 5: [350] period 6 [250] :

יותר ויותר: מלות כוללת התחלתית שממנה האלגוריתם מתחיל בחיפוש אחר עלויות נמוכות יותר ויותר:
Initial Population:(current best Total cost = 565.0)

תצוגת הכרומוזומים לאחר קידוד (כל כרומוזום מייצג בצורה בינארית האם לקנות בתקופה המיוצגת ע"י אינדקס המיקום במערך הכרומוזום):

תצוגת תהליך האבולואציה:

Generation --> 1

chromosom serial: 1 was mutate

Parents serial: 1 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 5 was mutate

best Chromosom: Total Cost =560.0 [1][0][1][1][1][1][1]

Generation --> 2

Parents serial: 1 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][0][0][0] [0][

chromosom serial: 1 was mutate

Parents serial: 1 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][0 [0][

chromosom serial: 3 was mutate

best Chromosom: Total Cost =560.0 [1][0][1][1][1][1][1

Generation --> 3

chromosom serial: 4 was mutate

Parents serial: 0 + 5 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][1]

chromosom serial: 1 was mutate

chromosom serial:5, TotalCost:568.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][0][0][1][1[1][

best Chromosom: Total Cost =560.0 [1][0][1][1][1][1][1

Generation --> 4

Parents serial: 5 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][1]

chromosom serial: 5 was mutate

Parents serial: 1 + 4 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0][0][0]

chromosom serial: 3 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:681.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][1][0][0][1[0][

chromosom serial:1, TotalCost:573.0, fitness:0.190, selection:0---> [1][0][0][1][0[1][

chromosom serial:2, TotalCost:1441.0, fitness:0.048, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:3, TotalCost:626.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][1][1][0][1[1][

chromosom serial:4, TotalCost:560.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][0][1][1][1][1][1]

chromosom serial:5, TotalCost:554.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][1][0][1][1][1][1]

best Chromosom: Total Cost =554.0 [1][1][0][1][1][1][1]

Generation --> 5

Parents serial: 4 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][1]

chromosom serial: 1 was mutate

chromosom serial: 3 was mutate

best Chromosom: Total Cost =554.0 [1][1][0][1][1][1][1]

Generation --> 6

Parents serial: 0 + 5 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0][0][0][

chromosom serial: 5 was mutate

Parents serial: 5 + 0 Were selected for crossOver Random Mask:[1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 5 was mutate

best Chromosom: Total Cost =554.0 [1][1][0][1][1[1][

Generation --> 7

Parents serial: 1 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 0 was mutate

Parents serial: 4 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 5 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:921.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][1][0][0][0[1][chromosom serial:1, TotalCost:560.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][0][1][1][1][1][1]

chromosom serial:3, TotalCost:736.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][1][1][0][0[1][

chromosom serial:4, TotalCost:568.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][0][0][1][1[1][

chromosom serial:5, TotalCost:626.0, fitness:0.190, selection:0---> [1][1][1][0][1[1][

best Chromosom: Total Cost =554.0 [1][1][0][1][1][1][1

Generation --> 8

Parents serial: 1 + 4 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][1]

chromosom serial: 5 was mutate

Parents serial: 1 + 5 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][0][0[0][

chromosom serial: 3 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:921.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][1][0][0][0[1][chromosom serial:1, TotalCost:561.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][0][1][0][1][0][1] chromosom serial:2, TotalCost:1441.0, fitness:0.048, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:3, TotalCost:861.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][1][1][0][0[0][

chromosom serial:4, TotalCost:568.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][0][0][1][1[1][

chromosom serial:5, TotalCost:600.0, fitness:0.190, selection:0---> [1][1][1][1][1][1][1]

best Chromosom: Total Cost =554.0 [1][1][0][1][1][1][1

Generation --> 9

Parents serial: 4 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][0][0[0][

chromosom serial: 5 was mutate

chromosom serial: 0 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:1166.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:2, TotalCost:1441.0, fitness:0.048, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:3, TotalCost:861.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][1][1][0][0[0][

chromosom serial:4, TotalCost:821.0, fitness:0.190, selection:0---> [1][0][0][0][1][0][

chromosom serial:5, TotalCost:605.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][1][1][1][0[1][

best Chromosom: Total Cost =554.0 [1][1][0][1][1][1][1

Generation --> 10

Parents serial: 5 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][0][

chromosom serial: 5 was mutate

Parents serial: 4 + 3 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][1]

chromosom serial: 0 was mutate

chromosom serial:2, TotalCost:1441.0, fitness:0.048, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:3, TotalCost:861.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][1][1][0][0[0][

chromosom serial:4, TotalCost:821.0, fitness:0.190, selection:0---> [1][0][0][0][1][0][

chromosom serial:5, TotalCost:655.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][1][1][1][0[0][

best Chromosom: Total Cost =554.0 [1][1][0][1][1[1][

Generation --> 11

Parents serial: 1 + 0 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][0][
chromosom serial: 3 was mutate

best Chromosom: Total Cost =554.0 [1][1][0][1][1][1][1]

Generation --> 12

Parents serial: 3 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 1 was mutate

Parents serial: 1 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][0][

chromosom serial: 4 was mutate

chromosom serial:1, TotalCost:601.0, fitness:0.190, selection:0---> [1][1][1][0][1[0][

chromosom serial:2, TotalCost:1441.0, fitness:0.048, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:4, TotalCost:543.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][0][0][1][1[0][

chromosom serial:5, TotalCost:655.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][1][1][1][0[0][

best Chromosom: Total Cost =543.0 [1][0][0][1][1][0][

Generation --> 13

Parents serial: 0 + 1 Were selected for crossOver Random Mask:[1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 1 was mutate

Parents serial: 0 + 0 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 3 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:601.0, fitness:0.190, selection:0---> [1][1][1][0][1[0][

chromosom serial:1, TotalCost:1441.0, fitness:0.048, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:2, TotalCost:1441.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:3, TotalCost:535.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][0][1][1][1][0][

chromosom serial:4, TotalCost:543.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][0][0][1][1[0][

chromosom serial:5, TotalCost:655.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][1][1][1][0][0][

best Chromosom: Total Cost =535.0 [1][0][1][1][1][0][

Generation --> 14

Parents serial: 5 + 4 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][1]

chromosom serial: 5 was mutate

chromosom serial: 4 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:601.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][1][1][0][1[0][

chromosom serial:1, TotalCost:1441.0, fitness:0.048, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:2, TotalCost:1441.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:3, TotalCost:535.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][0][1][1][1][1][0][

chromosom serial:4, TotalCost:821.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][0][0][0][1][0][1]

chromosom serial:5, TotalCost:609.0, fitness:0.190, selection:0---> [1][1][0][1][0[0][

best Chromosom: Total Cost =535.0 [1][0][1][1][1][0][

Generation --> 15

Parents serial: 3 + 3 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][0]0]

chromosom serial: 4 was mutate

Parents serial: 5 + 2 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][1]

chromosom serial: 5 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:601.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][1][1][0][1[0][

chromosom serial:1, TotalCost:1441.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][0][0][0][0][0]

chromosom serial:3, TotalCost:535.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][0][1][1][1][1][0][

chromosom serial:4, TotalCost:1441.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][0][0][0][0][0]

best Chromosom: Total Cost =535.0 [1][0][1][1][1[0][

Generation --> 16

Parents serial: 0 + 3 Were selected for crossOver Random Mask:[1][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 3 was mutate

Parents serial: 5 + 3 Were selected for crossOver Random Mask:[1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 5 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:535.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][0][1][1][1][1][0][

chromosom serial:1, TotalCost:1441.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:5, TotalCost:535.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][0][1][1][1[0][

Generation --> 17

Parents serial: 0 + 4 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 5 was mutate

Parents serial: 0 + 0 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][1][1][1]

chromosom serial: 5 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:1441.0, fitness:0.143, selection:0---> [1][0][0][0][0][0]

chromosom serial:1, TotalCost:1441.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial:2, TotalCost:1441.0, fitness:0.048, selection:0---> [1][0][0][0][0][0]

chromosom serial:4, TotalCost:535.0, fitness:0.286, selection:0---> [1][0][1][1][1][0][

chromosom serial:5, TotalCost:821.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][0][0][0][1][0][

best Chromosom: Total Cost =535.0 [1][0][1][1][1][0][

Generation --> 18

Parents serial: 5 + 0 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][1][1][0[0][

chromosom serial: 3 was mutate

Parents serial: 4 + 5 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 4 was mutate

chromosom serial:0, TotalCost:821.0, fitness:0.238, selection:0---> [1][0][0][0][1][0][

chromosom serial:1, TotalCost:1441.0, fitness:0.095, selection:0---> [1][0][0][0][0][0][0]

best Chromosom: Total Cost =535.0 [1][0][1][1][1][0][

Generation --> 19

Parents serial: 1 + 4 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0[0][

Chromosom serial: 5 was mutate

best Chromosom: Total Cost =535.0 [1][0][1][1][1][0][

Generation --> 20

Parents serial: 3 + 0 Were selected for crossOver Random Mask:[1][0][0][0][0][0][0]

chromosom serial: 4 was mutate

Parents serial: 1 + 0 Were selected for crossOver Random Mask:[1][1][0][0][0[0][chromosom serial: 0 was mutate

best Chromosom: Total Cost =535.0 [1][0][1][1][1][0][

8. <u>תוצאות ומסקנות:</u>

- a. מניתוח הפלט לדוגמא שלעיל ניתן לראות שהאלגוריתם התחיל מעלות .a בסוף הגיע לתוצאה \$535 (לאחר 20 דורות)
- b. לא בכל דור קיימת התקדמות! יתרה מכך יש דורות שבהם הפתרונות(הצאצאים) אף גרועים יותר בהשוואה לנקודת ההתחלה. זה נובע כי האלגוריתם מתבסס על מנוע סטטיסטי, ה"התקרבות" לפתרון משמעותית רק ככל שמקיימים יותר ויותר איטרציות (דורות).
- c. לאחר סיום האלגוריתם הגנטי התכנית קוראת לפונקציה WWA. מחשבת פתרון אופטימלי (לפי וואגנר). במקרה זה הפונקציה חישבה: TC=529\$. זה הפתרון האופטימאלי, לעומת \$535 בשיטת

```
Calculate optimal solution according Wagner within algoritem:

period 1 buy: 250
period 2 buy: 380
period 3 buy: 0
period 4 buy: 420
period 5 buy: 600
period 6 buy: 0

WWA optimal Total Cost TC= 529$
Soulution File: soulution.csv Created Successfuly!
```

- אם הפתרון לא מספיק טוב ניתן להגדיל את מספר הדורות ואף לשנות .d פרמטרים, כתלות במשאבי המחשב שיש לרשות הפתרון.
 - e. לעיתים ניתן לשלוט ב"קצב" ההתכנסות מדור לדור– ע"י שינוי פרמטרים כמו גודל האוכלוסייה, אופן ההכלאה, שיטת הדרוג של כל כרומוזום(פתרון) ועוד...
 - f. הפרמטרים השונים של האלגוריתם הגנטי משפיעים על קצב ההתכנסות לפתרון (גודל אוכלוסייה, כמות הכלאות, אופן ביצוע מוטציות ועוד..).
 - g. מצאתי שלא ניתן לקבוע מראש את הפרמטרים שכן האלגוריתם יכול באופן עקרוני לחפש פתרון לכל סוג של בעיה (שיש לה פונקציית מטרה ידועה). הדבר דורש ניסוי ותהייה. אבל בכל מקרה כשכמות הדורות עולה מטבע הדברים האלגוריתם מתקרב מאוד לפתרון האופטימלי ואף מוצא אותו!
- "אחד החסרונות המעניינים באלגוריתם GA הוא שהאלגוריתם לא "יודע h. שהוא הגיע לפתרון האופטימלי. אם לצורך העניין האלגוריתם מצא באופן אקראי את הפתרון כבר בהתחלה הוא יחזיק בו כפתרון הטוב ביותר עד כה וימשיך לחפש פתרונות טובים יותר עד לסיום הריצה.
 - בסוף כל סיום הרצה התכנית יוצרת קובץ CSV ובו נתוני הפתרונות של האלגוריתם הגנטי בהשוואה לפתרון אופטימלי. הקובץ מיוצר באופן אוטומטי בתקיה הנוכחית: solution.csv. אם קיים כבר קובץ בשם זה במיקום הנכחי הוא "נדרס" בכל הרצה של התכנית, כך שהקובץ תמיד מכיל את נתוני הפתרון של ההרצה האחרונה.
 - i. לעתיד –
 - ו. בדיקת השפעת הפרמטרים(מספר צאצאים בכל דור, שיטת ניקוד RANKING וכו) על קצב ההתכנסות לפתרון. ע"י הרצת התכנית על מגוון רב של בעיות ניתן יהיה לייצר בסיס נתונים שישמש לאופטימיזציה של האלגוריתם.
 - ii. פיתוח שיטה לקביעת גודל האוכלוסייה האופטימלי (מס כרומוזומים) בבעיות שלהן יש אופק תכנון גדול 24 תקופות ומעלה.