

עבודת גמר

לקבלת תואר

טכנאי תוכנה

הנושא: סימולטור לימוד נהיגה של מכונית – AlphaCar

המגיש: יותם לויט

מנחים: מיכאל צ'רנובילסקי ואלון חיימוביץ

תש"ף

מאי 2020



AlphaCar

תוכן עניינים

3	הצעת פרויקט
6	1. מבוא
6	1.1. מטרה
6	1.2. תיאור המערכת
7	1.3. שפת התכנות ופירוט סביבת העבודה והכלים
8	2. מפרטי תוכנה
8	2.1. תיאור כללי
10	2.2. ניסוח וניתוח הבעיה האלגוריתמית
11	2.3. פיתוח הפתרון ויישומו
16	2.4. תיאור אלגוריתם
26	2.5. מבנה נתונים
28	3. חלוקה למודלים
28	3.1. חלוקה למודלים ורשימת נתונים חשובים
41	4. מדריך למשתמש
42	5. ביבליוגרפיה
43	6. נספח – קוד מרכזי של הפרויקט

הצעת פרויקט סיום הנדסת תוכנה

ואלון חיימוביץ שמות מנחים: מיכאל צ'רנובלסקי

שם סטודנט: יותם לויט ת"ז 200041119

נושא הפרויקט: סימולטור מכונת ה"לומדת" לנהוג.

רקע תיאורי

תיאור האפליקציה:

כיום יש תחרויות רובוטיקה ובהן קבוצות ילדים המתחרות והן בונות רובוטים אוטונומיים כמו כן חברות העובדות על תוכנה למכונת אוטונומית. גם קבוצות הרובוטיקה וגם בחברות אלה בונות מודל אמיתי של מכונת או רובוט כדי לבדוק את הפיתוח, ועלותו הכללית של המודל היא גדולה. הסימולטור נועד למזער את עלות הפיתוח של מודל המכונת האוטומטית בכך שהוא נותן לחברות סביבה ווירטואלית לבדיקת בינת המכונת. הסימולטור הוא תוכנה המריצה קוד של מכונת אוטונומית בסביבה ממוחשבת, בין אם מדובר בלמידה בין אם מדובר באלגוריתם טכני. התוכנה מאפשרת לחברות לאתר טעויות בקוד או ללמוד במקרה של למידה של המערכת לנהיגה בשלב ראשית, קודם לשלב המודלים האמיתיים שאם יתנגשו ויהרסו יאבד הרבה כסף. הודות לסימולטור תוכלנה חברות להריץ את האלגוריתם בסימולטור, לחסוך זמן - אם מדובר בלמידה, וכסף - אם מדובר בטעות באלגוריתם. בפרויקט זה קוד המכונת יהיה "אלגוריתם מסובך" והמכונת תהיה בעלת חיישנים למדידת מרחק מעצמים.

מהלך הלמידה:

ותיצור מספר רב של מכונות. לכל אחת יש את Genetic algorithm הלמידה תיעשה בשיטת ה- " ייחודי לכל מכונת. האלגוריתם יבחר את DNA המערכת הנורונים שלה עם ערכים שיוצרים " אחד, וייצור מספר רב DNA שלהם לתוך "DNA המכונות בעלות הביצוע הטוב ביותר, ישלב את ה" של "מוטציות" חדשות מתוך השילוב.

הפעלת אלגוריתם המכונית:

הפעלת האלגוריתם תבוצע במסלולים מתוכננים, אשר אינם מוכרים לאלגוריתם. במהלך הלמידה המכונית תלמד להגיב לאופציות השונות הקיימות בנהיגה.

הגדרת האלגוריתם:

של המשחק. המשחק יקבל את "API במסך ההפעלה יוכל המשתמש לתת קובץ המופעל עם " יוכל להריצו. API הקובץ ובעזרת ה

מטרות הפרויקט:

1. מימוש רשת הנורונים.
2. מימוש אלגוריתם שנותן ציון לכל "DNA" של מכונית.
3. בניית מערכת שבוחרת את המכוניות המצטיינות, משלבת את ה"DNA" שלהם לתוך "DNA" אחד ויוצרת מספר רב של המוטציות שלו.
4. יצירת ממשק משתמש, אתו יוכל המשתמש לתקשר עם התוכנה.
5. יצירת סביבה תלת-ממדית, שבה האלגוריתם יורץ עם מסלולים ללמידת המכוניות.

דרישות מערכת:

1. מימוש רשת נורונים
 - 1.1. רשת בעלת 3-4 שכבות.
2. מימוש אלגוריתם שנותן ציון לכל "DNA" של מכונית
 - 2.1. הציון יקבע לפי אחוזי התנגשות, שרידות ה"DNA" ומרחק נסיעה.
3. יצירת ממשק משתמש, אתו יוכל המשתמש לתקשר עם התוכנה.
 - 3.1. ממשק אינטואיטיבי ונעים לשימוש.
4. יצירת סביבה תלת-ממדית, שבה האלגוריתם יורץ עם מסלולים ללמידת המכוניות.
 - 4.1. מסלולים מתוחכמים ללמידה יעילה יותר
 - 4.2. נדרש כי המסלול לא יהיה סלעי

משאבים:

עמדת פיתוח:

פיתוח המערכת נעשה בסביבות העבודה – Microsoft .NET Framework, תוך כדי שימוש ב־Microsoft Visual Studio 2019. כמו כן נעשה שימוש במנוע המשחק Unity 2019.2.8f1 ובעורך שלו, תוך כדי שימוש במנוע משחק זה ישנו גם שימוש ב־Direct x 11 של חברת מיקרוסופט.

עמדת משתמש:

- האפליקציה מתאימה לכל מחשב עם מערכת ההפעלה Windows שמוקן בו Unity.

לוח זמנים:

היעד	תאריך היעד
- הגשת טיוטה של הצעת לפרויקט	5/11/2019
- הגשה הצעת פרויקט סופית	20/11/2019
- תכנון המערכת ופירוק למודולים.	7/12/2019
- חשיבה על כל מודול וחשיבה על ארכיטקטורת המערכת.	
- תכנון סכמתי של ממשק המשתמש	10/12/2019
- פיתוח אב טיפוס ובנייתו. בשלב זה יסודות ייוצרו	10/1/2020
- מימוש ממשק המשתמש והרחבת המערכת	10/2/2020
- בדיקת תקינות התוכנה וגם Debugging. שיפורים לממשק המשתמש.	1/3/2020
- כתיבת תיק פרויקט ושינויים קלים בממשק ובמערכת	1/4/2020
הגשת הפרויקט	1/5/2020

1. מבוא

1.1 מטרה

פיתוח סימולטור נהיגה ב-C# עם מנוע משחק Unity אשר מדמה את העולם האמיתי ותכונותיו. נוסף על כך, בניית מודל של אינטליגנציה מלאכותית תוך כדי שימוש ברשת נוירונים בכדי לאפשר למחשב ללמוד תוך כדי ניסיון הכולל הצלחה וכישלון לנהוג במכונית.

1.2 תיאור המערכת:

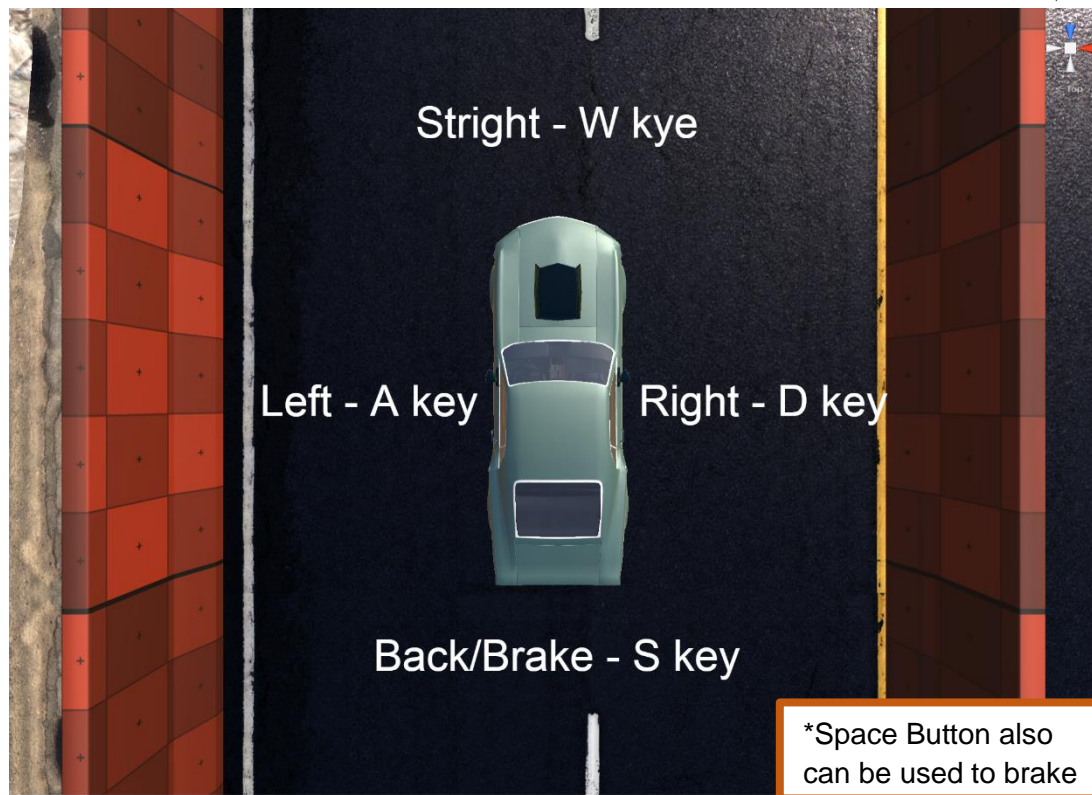
1.2.1 תיאור הסימולטור:

הסימולטור הינו סימולטור אשר מדמה נהיגה של מכונית בעולם הפיזי בתוך תוכנת מחשב. הסימולטור כולל את חוקי התנועה של ניוטון, אווירודינמיקה וגיאומטריית ההיגוי ברכב אשר כוללת זווית שפיעה – **Camber**, קדם אופן – **Caster**, נטיית ציר היגוי – **Steering Axis**, **Inclination**, כינוס גלגלים והתבדרותם – **Toe-in**, **Tow-out**, וזווית אקרמון – **Ackerman**. **Steering Principle**.

למטרת הפרויקט נבנה מסלול מיוחד בו המשתמש יפעיל את המכונית.

1.2.2 אפשרויות המשתמש:

למשתמש ארבעה כיווני תנועה בו יוכל לשלוט על שתי צירי X ו Y – ימינה, שמאלה, ישר ואחורה להלן תמונה במבט על המתארת את כיווני התנועה בו המשתמש יוכל לשלוט:



1.2.3 מטרת המשתמש:

מטרת השחקן היא להגיע כמה שיותר רחוק במסלול ובדרך המהירה ביותר שאפשר תוך כדי להימנע מהריסת המכונית ומהתנגשותה בקירות המסלול.

1.3 שפת התכנות ופירוט סביבת העבודה והכלים:

- שפת תכנות: בחרתי ב-C# לאורך כל הקוד שלי משום ששפה זו מחולקת בשיטת OOP כמו כן למנוע המשחק Unity יש תמיכה בשפה. דברים זה מאפשר גמישות בשיטות הפעולה ומתן אפשרויות רבות להרחבת הפרויקט.
- חלוקה למחלקות בשיטת OOP: שיטה זו יוצרת מדרגיות ושיוניים בה קלים יותר. בנוסף OOP מספקת פשטות וארגון במהלך התכנות.

1.3.1 דיון בנושא העיצוב הנבחר:

- שפת תכנות: בחרתי ב-C# לאורך כל הקוד שלי משום ששפה זו מחולקת בשיטת OOP כמו כן למנוע המשחק Unity יש תמיכה בשפה זו. דבר זה מאפשר גמישות בשיטות הפעולה ומתן אפשרויות רבות להרחבת הפרויקט.
- חלוקה למחלקות בשיטת OOP: שיטה זו יוצרת מדרגיות ושיוניים בה קלים יותר. בנוסף OOP מספרת פשטות וארגון במהלך התכנות.

1.3.2 סביבת פיתוח:

פיתוח המערכת נעשה בסביבות העבודה – **Microsoft .NET Framework**, תוך כדי שימוש ב**Microsoft Visual Studio 2019**. כמו כן נעשה שימוש במנוע המשחק **Unity 2019.2.8f1** ובעורך שלו, תוך כדי שימוש במנוע משחק זה ישנו גם שימוש ב**Direct x 11** של חברת מיקרוסופט.

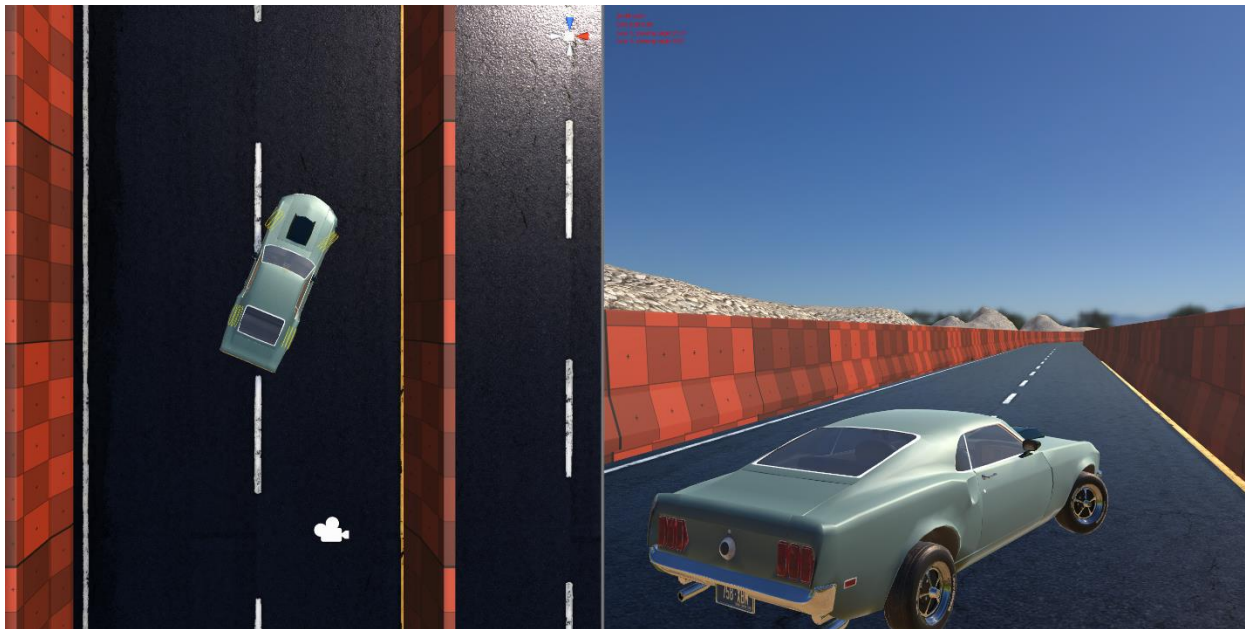
2. מפירטי תוכנה

2.1 תיאור כללי:

- בתוך הסימולטור נמצא מסלול בו המשתמש ישלוט המכונית, מטרת המשתמש היא להגיע כמה יותר רחוק וכמה שיותר מהר בתוך המסלול.
להלן המסלול במפת הסימולטור:



- בכל רגע נתון (כמו במציאות) המשתמש יוכל לשלוט במכונית ולשנות את מסלולה לדוגמה המשתמש נהג במכונית ישר והחליט שרצונו לעצור או לפנות ימינה. להלן תמונה בה המכונית שנשלטת על ידי המשתמש משנה את מסלולה מישר לימינה:



- פסילה נקראת כאשר המכונית מתנגשת בקיר וכאשר זה קורה המכונית עוצרת והמשחק מתחיל מהתחלה. להלן פסילה:



2.2 ניסוח וניתוח הבעיה האלגוריתמית:

בפרויקט פיתחתי אלגוריתם אשר משתמש/משחק בסימולטור. כלומר אלגוריתם של מחשב שלומד לנהוג במכונית.

בכדי לנהוג במכונית יש צורך בהבנה של כמה דברים – כאשר נוהגים המפעיל צריך לדעת כיצד לשלוט במכונית כמו כן המפעיל צריך לנהוג בתוך סביבה משתנה ולכן יש את הצורך שידע כיצד להבין את הסביבה לעבד אותה ולפעול על פי השנויים שקרו בה. בנוסף היה צורך ליצור סביבה ווירטואלית בה הסימולטור יתקיים. מכאן נבעו מספר בעיות אלגוריתמיות:

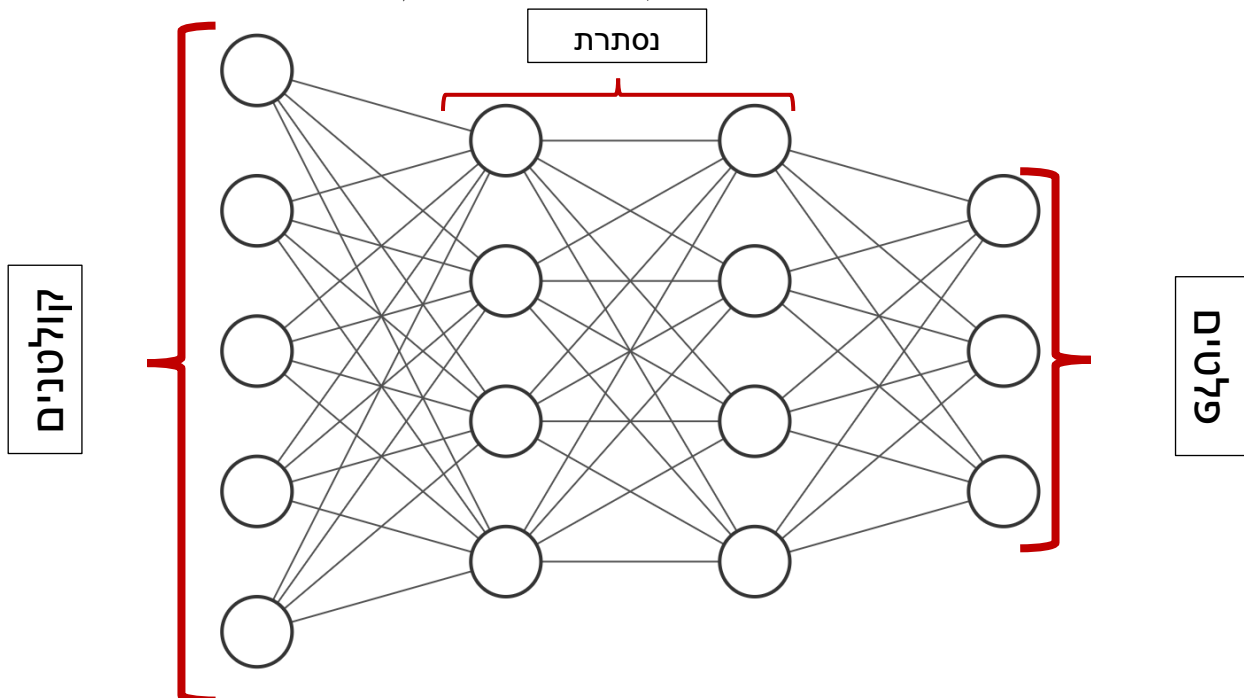
הבעיה האלגוריתמית:

1. ייצוג סימולטור ווירטואלי:
כאמור המערכת היא הסביבה ווירטואלית (סימולטור) בו המשתמש (אדם או אלגוריתם) יפעלו בסביבה. כמו כן הסביבה צריכה לתמוך בחוקי הפיזיקה של העולם האמיתי ולדמות במחשב את מה שהיה קורה אילו הסביבה הייתה במציאות.
2. סיבוכיות, מורכבות ונוחות הסביבה:
הסביבה שתוצג בסימולטור צריכה להיות מסובכת ומורכבת בכדי להוכיח קושי בנסיעה במכונית בסימולטור ובנוסף היא צריכה להיות נוחה לשימוש ומובנת.
3. ייצוג הסימולטור תוך שמירה על יעילות וריצה חלקה של הקוד:
הסימולטור בו המכונית תהיה חלק ממנו יצרוך הרבה המשאבים ולכן ישנה הבעיה שבפיתוח לא נכון הסימולטור יתקע את המערכת.
4. החלטת צעד על פי סביבה משתנה (איזה אלגוריתם):
אלגוריתם AI צריך לקבל מידע משתנה מהסביבה ולהגיב לכל מקרה בפני עצמו. כלומר הסביבה המשתנה במצב מסוים והאלגוריתם יצטרך לחשב מתוך מצב הסביבה את הצעד הכי טוב לעשות.

2.3 פיתוח הפתרון ויישומו:

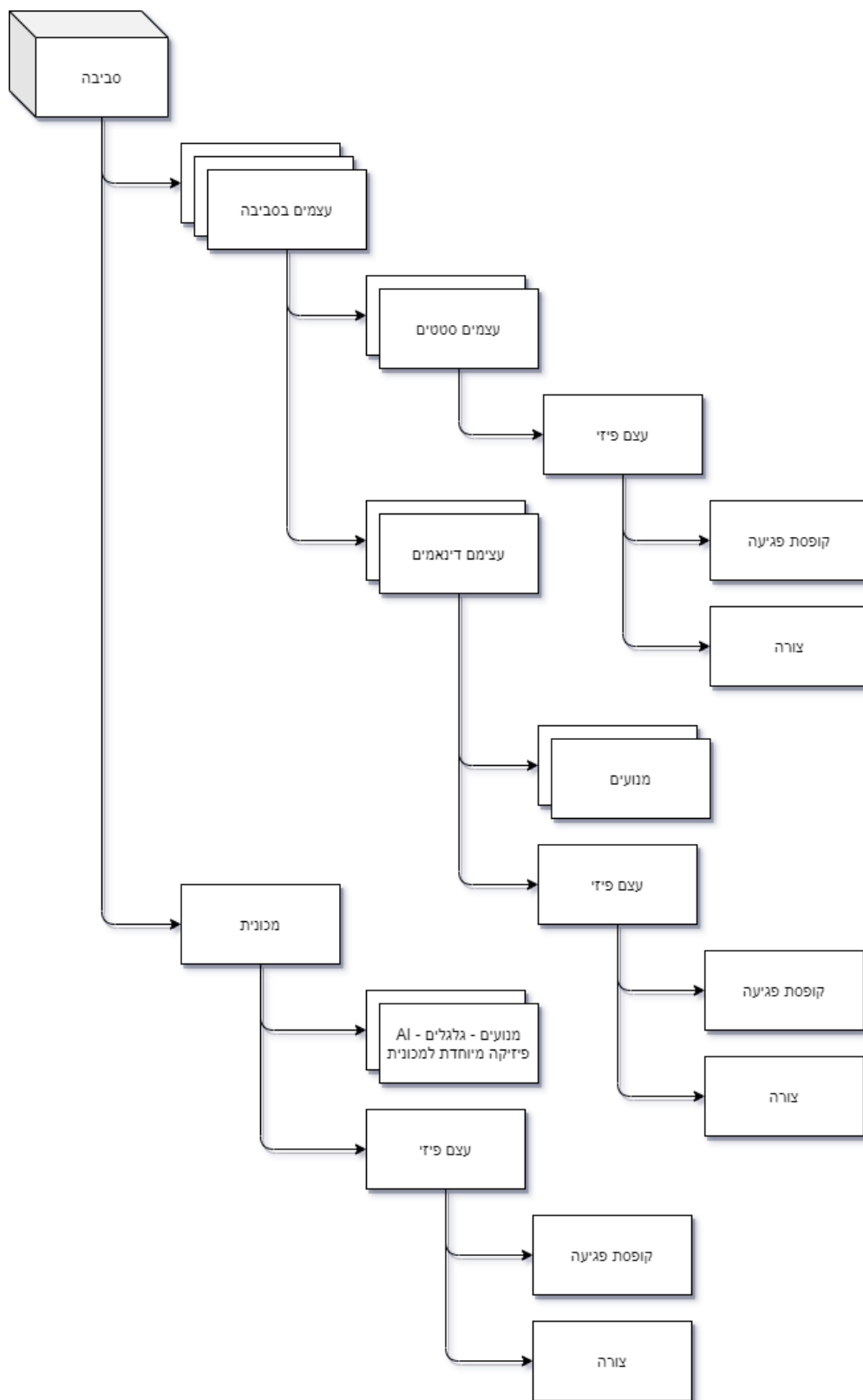
פתרון הבעיות:

1. ייצוג סימולטור ווירטואלי:
למטרת יישום הדרישות של הסימולטור בחרתי לפתח את הסביבה במנוע משחק מוכן בשם Unity. למנוע יש אפשרות לחישובים פיזיקאליים בסיסיים וכמו כן אפשרות קלה לאינטגרציה של חישובים פיזיקאליים ספציפיים שפותחו מחוץ למנוע וברצוני להוסיף.
2. סיבוכיות, מורכבות ונוחות הסביבה:
בכדי לסבך את הסימולטור, המנוע Unity מאפשר פיתוח סביבה בתלת ממד ובכך להוסיף עוד ממד בו המשתמש צריך להתרכז בו בנוסף לכך Unity מאפשר הפעלה קלה וממשק ידידותי.
3. ייצוג הסימולטור תוך שמירה על יעילות וריצה חלקה של הקוד:
בכך שחולטת על שימוש במנוע משחק מוכן (Unity) הוא דואג לפיצול הצריכה ושימוש DirectX 11 API וכך שומר לבד על פיצול המשאבים ביניהם.
4. החלטת צעד על פי סביבה משתנה:
הדרך הטובה ביותר לפתרון בעיה זו היא AI מסוג ML – Machine Learning שמשתמש ברשת נוירונים בכדי לקבל קלט מהסביבה, מחשב בעזרת שכבותיו את התוצאה ומוציא את הפלט שהוא הצעד הבא הנכון ביותר. לשם כך תכננתי רשת נוירונים המכילה 5 קולטנים – שיהיו מיוצגים על ידי 5 חיישני מרחק, 2 שכבות נסתרות ו-3 פלטים שמייצגים את אפשרויות השליטה הניתנות לאלגוריתם – ישר, ימינה ושמאלה. להלן הרשת:

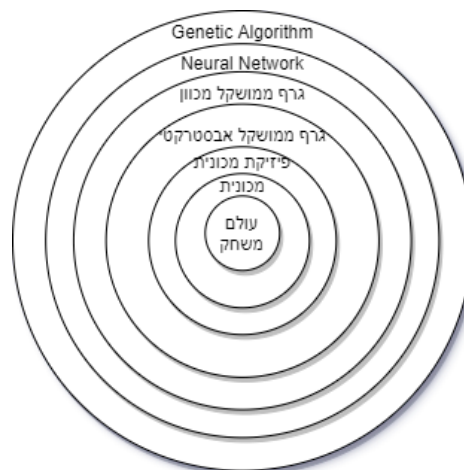


פיתוח ויישום הסימולטור:

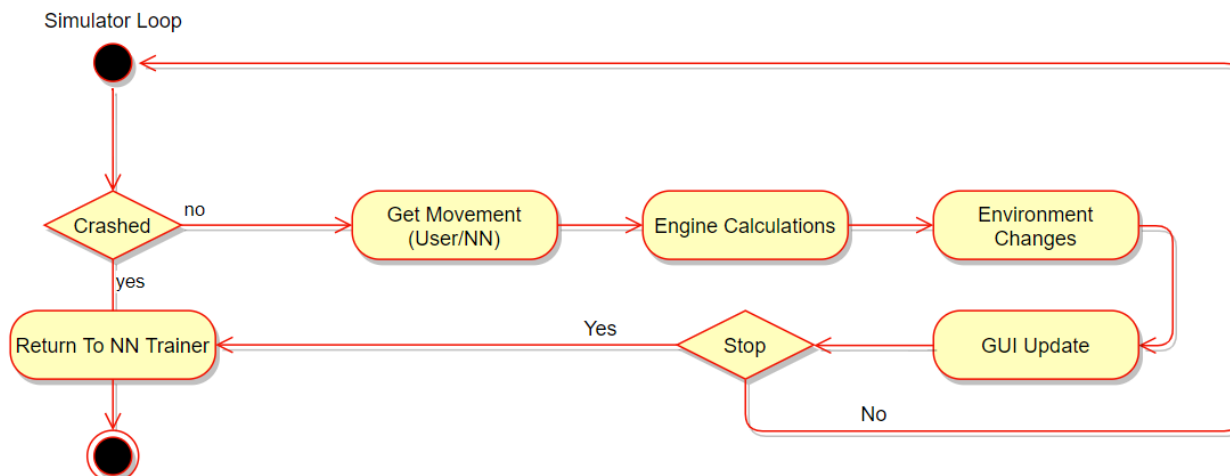
מבנה כללי של הסימולטור –



מעגלי פיתוח :



מבט על :



הסימולטור הוא המרכז את הGUI ומנוע הסימולציה. הפונקציה מריצה את המנוע, בודקת התנגשויות ומשנה את הGUI כך שיהיה תצורה גרפית בזמן ההרצה

הרכב של צורה :

כל עצם מורכב מקווים המתוארים בפונקציה מתמטית וכמו כן כווקטור המגביל את גודל הקו כל קו מתחיל בנקודת הסיום של הקו לפניו חוץ מהקו הראשון שהוא מתקבל ביצירת הצורה. כך נוצר פוליגון שמהווה גוף לעצם. דוגמה לפוליגון שיכול להיות :

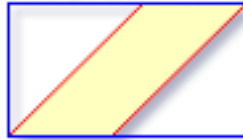


קופסת פגיעה – Hit Box :

כל עצם בסביבה יש מלבן או "קופסה" סביבו המאונך לצירי x ו- y של המסך. לקופסה קוראים "Hit Box".

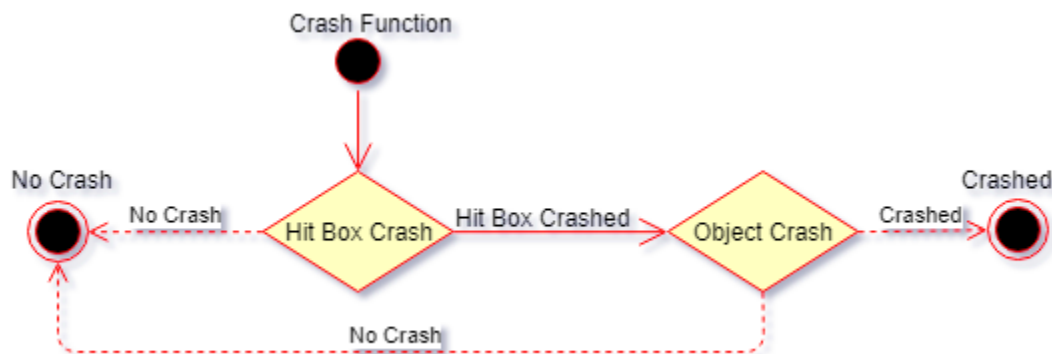
קצוות הקופסה נמצאים בערכים הכי קיצוניים של העצם שעליו הם נמצאים. מטרת הקופסה היא להקל על החישובים של התנגשות בכך שהיא מורכבת רק מארבעה ישרים וכך החישוב קצר יותר כמו כן חישובים של פונקציות שמאונכות לצירים יותר פשוטות. דוגמה לקופסה:

צורה בקווים כחולים וקופסה בכחול



בדיקת התנגשות בין עצמים :

כאשר הסימולטור בודק אם יש התנגשות בין שני עצמים הוא קודם בודק אם קורת התנגשות בין Hit Box יש עצם אחד עם Hit Box של עצם אחר. המחשה וויזואלית של הבדיקה:



איך בודקים אם שתי צורות מתנגשות:

- על צורה של עצם יש קווים ממנה היא מורכבת וכך גם עצם Hit Box מורכב מצורה שבנויה מישרים. כל ישר מתואר בעזרת פונקציה מתמטית על המישור x, y, z , ווקטור, כדי לבדוק התנגשות צריך
- לבדוק אם לקוו מצורה של עצם אחד יש נקודה משותפת עם קוו מצורה של עצם אחר. כלומר צריך להשוות בין משוואות הישרים
 - אם יוצא נקודה משותפת משמע הצורות מתנגשות. לכן:
 - בשלב ראשון בודקים את ה-Hit Box משום שמשוואות הישרים שלו מקבילים לצירים
 - אם יש התנגשות בודקים את הצורה עצמה שיכולה להיות מורכבת ממספר רב של ישרים בזוויות שונות.

להלן תמונה של התנגשות:



2.4 תיאור האלגוריתם:

כפי שתיארתי מקודם האלגוריתם שבחרתי להשתמש בו הוא ML – Machin Learning. ML משתמש ברשת נוירונים מלאכותית האמורה לדמות המחשב את אותו תהליך שקורה בתוך מוח של יצור חיי ובכך לקבל תוצאות דומות ולפתור בעיות. בפרויקט זה בחרתי לבנות ML שלומד מ-0 כלומר, תחילה האלגוריתם לא יודע מה לעשות והוא לא מודע לכלום ובמשך הזמן לומד.

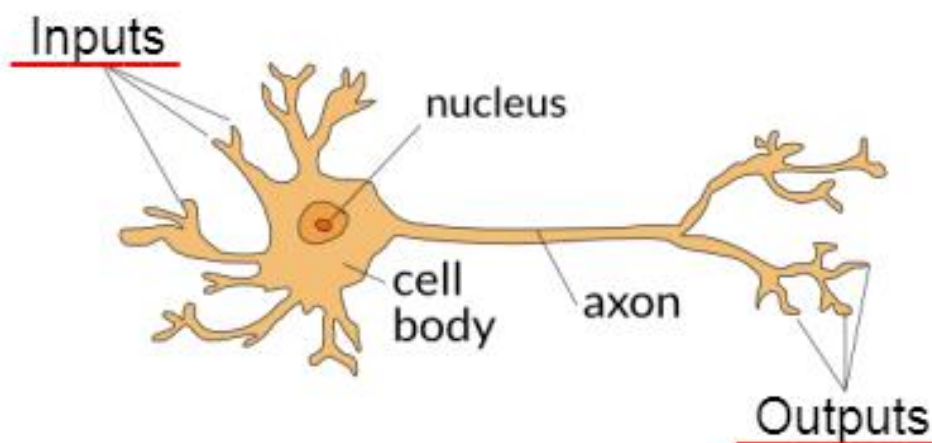
מה זה רשת נוירונים:

רשת נוירונים היא מודל מתמטי חישובי המדמה את התהליכים המוחיים הקוגניטיביים שמתחרשים במערכת עצבים צבעית אשר נמצאת בבעלי חיים.

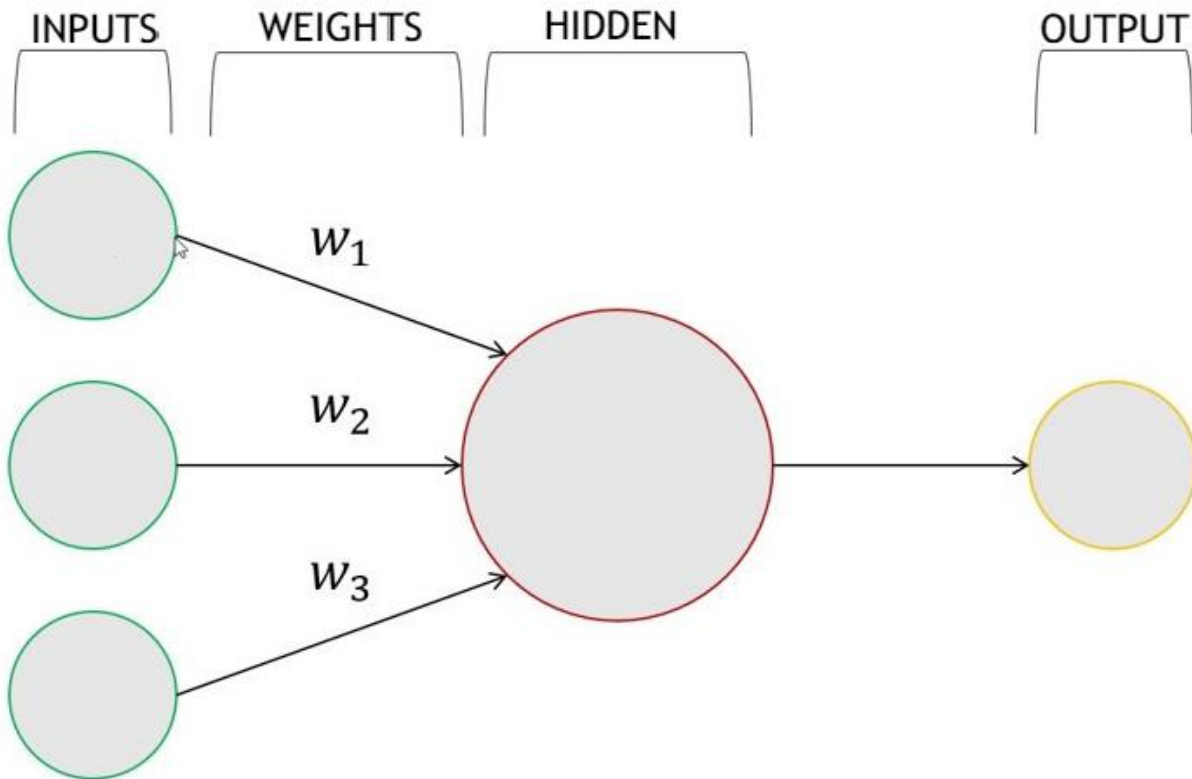
רשת נוירונים מלאכותית בנויה ממספר רב של יחידות מידע המתארות נוירונים של מוח שביניהן יש מספרים שנקראים "משקלים", ככל שמשקל גדול יותר כך אותו נוירון שהוא מחובר אליו משפיע יותר, בנוסף לכל נוירון שך Bias או ההטיה שגורמת לחישובים מדויקים יותר. סט של משקלים בתוך רשת נקרא "מחשבה". בכדי להשיג תוצאה מרשת מעבירים ברשת את הקלטים, מעבירים אותן בין יחידות במידע שמרכיבות שכבות וביניהן עושים פעולות מתמטיות עם שמקלים לבסוף לוקחים את התוצאה משכבת הפלט של הרשת. ישנן 3 סוגי יחידות מידע ברשת: יחידות קלט, יחידות פלט ויחידות חבויות אשר מקשרו בין יחידות הקלט והפלט ויוצרות ממד חישוב נוסף ביוצא דיוק רב יותר, לכל חיבור בין יחידות מידע יש "משקל" בו משתמשים בחישובים המתמטיים בכדי לקבל את הפלט. להלן שרטוט מופשט של רשת נוירונים אמיתית ומלאכותית:

אמיתית –

רשת

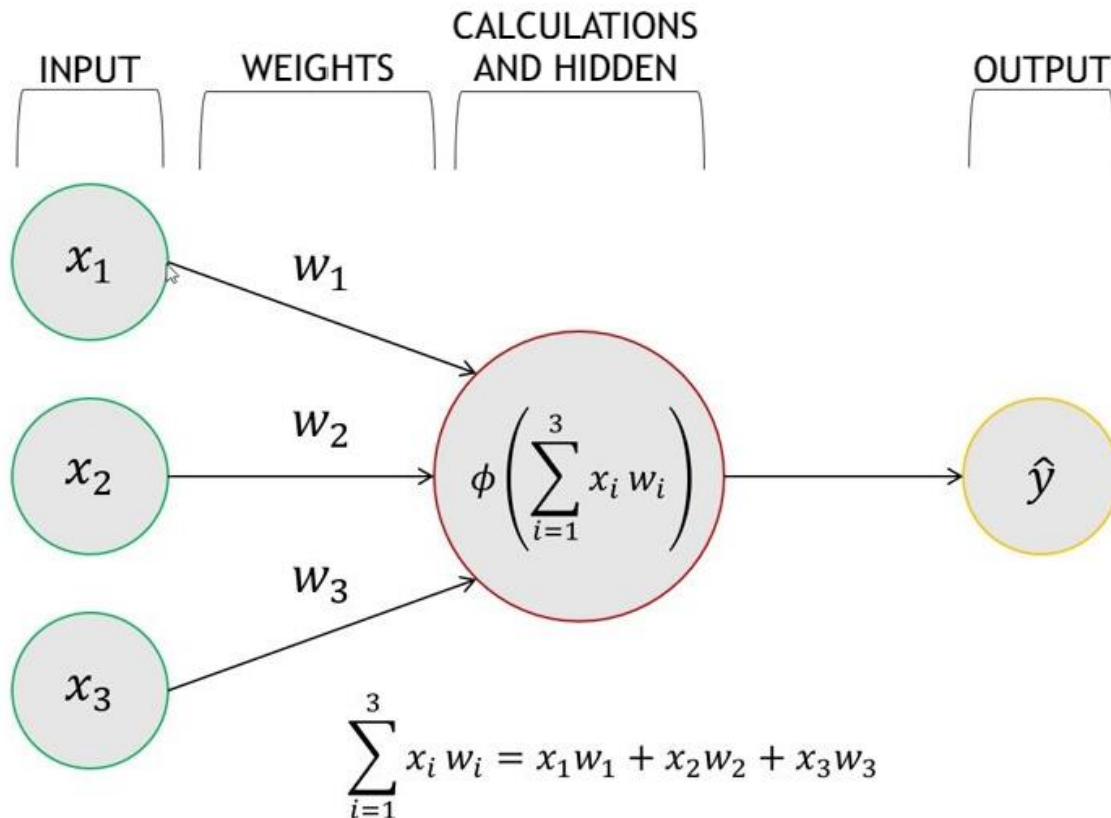


נוירונים מלאכותית -



איך רשת נוירונים עובדת, FeedForward:

כפי שתואר מקודם רשת נוירונים מורכבת ממספר שכבות (קלט, נסתרת ופלט), בין שכבת הקלט לשכבת הפלט ישנם חישובים מתמטיים הנעשים על הקלט וכך עד שמגיע לפלט. דרך טובה לתאר רשת נוירונים היא בעזרת גרף מכוון ממושקל מתורת הגרפים כאשר כל יחידת מידע היא צומת והן מחולקות לפי השכבות (קלט, פלט, נסתרת) וכל הקישורים בין יחידות המידע שעליהן יש משקלם הם קשתות ממושקלות. כל צומת בשכבה אחת מחוברת לכל הצמתים בשכבה הבאה עם קשתות בין כל הצמתים. תהליך החישוב והתקדמות הקלט עד לפלט נקרא FeedForward, בתהליך קורים הדברים הבאים: (1) צומת מקבלת ערכים, (2) נפעיל את פונקציית Sigmoid מותאמת המכניסה כל במספר בין 0 ו-1, (3) מכפילים לכל צומת השכבה הבאה את הערך בתוך הצומת הנוכחית במשקל שעל הקשת שמחברת בין הצומת הנוכחית לצומת בשכבה הבאה, (4) משום שלכל צומת בשכבה הבאה יש כמה צמתים בשכבה הנוכחית אשר מעבירים אליה מידע אזי נחבר את כל התוצאות ונאכסן בצומת החדשה, (5) חוזרים על 1-4 לכל צומת עד הגעה לסיום בו אין יותר קשתות להמשיך אליהן. להלן תיאור גפרי והסבר עימו:



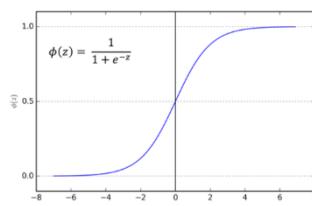
ניתן לראות שהערך שיש בתוך צומת הבאה שווה לסכום של כל הצמתים שמחוברים אליה כאשר כל צומת מוכפלת במשקל של החיבור ולבסוף מפעילים על הסכום את פונקציית Sigmoid.

פונקציית האקטיבציה - Sigmoid הרחבה:

פונקציית אקטיבציה נועדה כדי להשאיר את ערכי הצמתים בין 0 ל-1 כך שמספרים גבוהים יהיו קרובים יותר לאחד ומספרים נמוכים יותר יהיו קרובים יותר ל-0. בנוסף לזאת תוך כדי שמירה על ערכים בין 0 ל-1 ניתן לערוך את ערך אקטיבציה של צומת גבוהה. כלומר, הפונקציה מוטת כך שנקודת הפיתול שלה תוטת לכיוון הציר החיובי וכך ערכים גבוהים יותר יתחילו להיות קרובים ל-1 דבר זה משמש Bias ונותן תוצאות מדויקות יותר. ב-ML בפרויקט ישנן 2 פונקציות אקטיבציה אחת לקלט ואחת לשימוש בתוך הרשת

- פונקציית האקטיבציה לקלט נראית כך: $F(x) = \frac{1}{1+e^{-1*(x-25)}}$

- פונקציית האקטיבציה לשאר הרשת נראית כך: $F(x) = \frac{1}{1+e^{-1*(x+2)}}$



שרטוט של הפונקציה ללא הזזה:

אימון רשת הנוירונים:

כבדי שרשת הנוירונים תעבוד ותפעל בשביל המשימה שהוצבה בשבילה צריך לאמן אותה כך שתתאים למשימה. ישנם שלושה סוגי אימון: Supervised, Unsupervised, Reinforcement בפרויקט רציתי לגרום למחשב ללמוד לבד ללא ידע קודם וללא עזרה של מתכנת ולכן בחרתי באימון מסוג Reinforcement ובתוך סגנון זה בחרתי בGenetic Algorithm או GA. GA מנסה לקחת את רעיון הברירה הטבעית של צ'ארלס דארווין, רעיון זה אומר "החזק שורד" כלומר, מתוך אוכלוסיית יצורים (או במקרה שלנו רשתות נוירונים) יש מגוון של תכונות – כאלה שיותר מתאימות לסביבה ולמשימה וכאל שפחות. ברעיון מתורגם לתוכנה בכך שיוצרים בהתחלה אוכלוסייה של רשתות נוירונים או "מחשבות" שמבנן דומה אך מורכבות מסטים שונים של משקלים שאיתן יעשו את הפעולות המתמטיות. לאחר מכן יתנו להן לעבוד בסביבה ותוך כדי ייתן לכל מחשבה ציון בהמשך ישתמשו בציון הזה כדי לתת הסתברות לכל מחשבה מה הסיכויים שהיא תמשיך לדור הבא ותרבה את ה"גנים" שלה לצאצאים. בהמשך יבחרו לפי ההסתברות של כל מחשבה את המחשבות החזקות וכמו בטבע ירבו אותן ויצאו ביניהן צאצאים.

ML בפרויקט:

A. בעיות אלגוריתמיות:

1. מבנה רשת נוירונים ביחד לזמן הרצה:

רשת הנוירונים בנויה ממפר שכבות וכל שכבה עושה מספר רב של חישובים. ככל שיש מספר רב יותר של חישובים מספר שתוצאות שיצאו החלטות דומות לצעד הבא מבחינה סטטיסטית תהיה קטנה יותר וכך ה"מחשבה" שה AI יוציא תהיה יותר נכונה ולא רנדומלית. לעומת זאת ככל שיש יותר חישובים כך למערכת ייקח יותר זמן לחשב את הצעד הבא וכך אפשר להסתכן שחישוב איטי מידי וריצה לא חלקה של הסימולטור.

2. שיפור רשת הנוירונים ואבולוציה:

בריצות הראשונות של האלגוריתם. הוא רץ על מחשבות רנדומליות והמחשבות ששרדו הכי הרבה זמן ומרחק יהיה להם ציון ואלה עם הציון הכי גבוהה יעלו לשלב הבא באבולוציה. בעיה היא כאשר צריך מספיק גיוון "גנטי" אך לא לגוון יותר מידי וכך לפגוע בביצועים ובכושר ההישרדות.

3. אבחון ונתינת ציון לכל מחשבה:

בכדי לדעת אילו "מחשבות" יעלו לשלב הבא באבולוציה צריך לתת ציון הישרדות. ציון הישרדות לכל מחשבה יהי בנוי מפקטורים שיתנו את האבחון הכי טוב לאותה מחשבה. הבעיה היא שצריך למצוא פקטורים שגם יתנו משקל לזמן בו המכונית שרדה עם אותה מחשבה וגם משקל ליעילות של המכונית באותו הזמן, כלומר כמה קרוב היא הייתה להתנגשות.

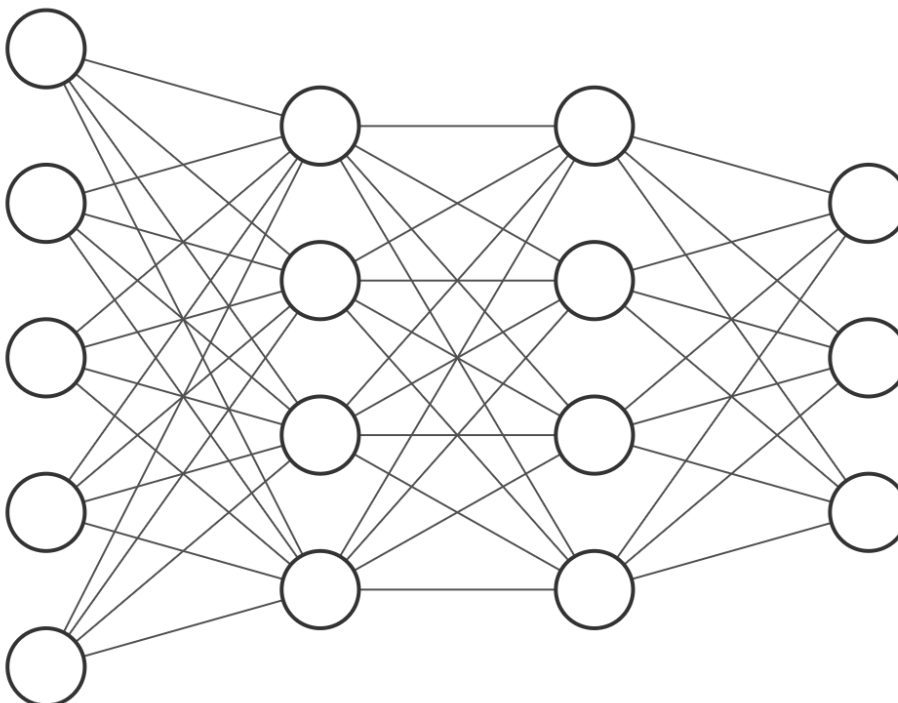
4. זמן ריצה:

האלגוריתם צריך להיות יעיל בחישוביו בכדי לא לגזול זמן מיותר וכך "לתקוע" את המערכת.

B. פתרון הבעיות:

1 מבנה רשת הנוירונים ביחס לזמן ההרצה:

לפתרון בעיה זו החלטתי לבנות את רשת הנוירונים עם 2 שכבות פנימיות בעלות גודל של 4 זאת במקום לעשות שכבה אחת גדולה פנימית. דבר זה נותן גיוון גדול יותר של פעולות מתמטיות ויותר מפעולות מתמטיות לכל קלט שנכנס למערכת. כלומר במקום שבמסלול מסוים של הלקט יהיו 2 סבבים של פעולות מתמטיות אז עם 2 שכבות נסתרות יהיו 3 שכבות ובנוסף בגלל שאין שימוש בשכבה אחת מסיבית ישנו חילוק של מגוון של פעולות בסבבים שונים מה שנותן סיכוי טוב יותר שהתשובה תהיה נכונה יותר ושקולה יותר. להלן שרטוט הרשת בה אני משתמש בפרויקט:



כפי שניתן לראות בשרטוט למעלה – ברשת יש 5 צמתי קלט, 2 שכבות נסתרות ובכל אחת 4 צמתים ו3 צמתי פלט. בסך הכל 48 משקלים בתוך הרשת שיוצאים 3 סביבי חישובים. בעצם אם נתאר קבוצה של צמתים שמחוברים לצומת בשכבה הבאה כמספור של X מ-0 עד N $(XN...3X,2X,1X)$, את הצומת בשכבה הבאה כ Y ואת המשקל שמתאים ל X כמספור של W מ-0 עד N $(WN...3W,2W,1W)$ החישוב יהיה

$$Y = \sigma(\sum_{i=0}^n X_i * W_i) : \text{מתואר לכל צומת הבאה ככה}$$

2 שיפור רשת הנוירונים ואבולוציה:

בכדי להימנע בפגיעה בביצועים תוך כדי שיפור ההישרדות של ה AI, האלגוריתם מחשב לכל מחשבה את ההסתברות שהיא תמשיך לדור הבא לפי ציון ההישרדות שלה. לאחר מכן שאלגוריתם עושה "רולטה" בין כל המחשבות ומוציא את המחשבה שיצאה, פעולה זו חוזרת לפי מספר ההורים שצריך. דבר זה מדמה את ההסתברות בטבע של שרידה. לכל ההורים האלגוריתם לוקח אותם ומשלב אותם שילוב גנטי כמו בטבע ויותר מוטציות שלהם להרצה ולבדיקה. בנוסף האלגוריתם לוקח את ה"מחשבה" הכי חזקה ומעביר אותה לדור הבא בכדי שציון בהישרדות של הדור החדש יקטן ככל שאפשר. כמו כן כדי לשמור על הגיוון הגנטי בכל סבב 3 מחשבות נוצרות רנדומלית ונבדקות ביחד עם המוטציות החזקות. על תהליך האבולוציה אסביר בהמשך.

להלן דוגמא של שיפור של מדור אחד לשני:

Thought (set of weights)	Fitness Score	Next Gen Probability	=>	New Gen Thought (set of weights)	
Set Weights 1	1000	0.00147500		Set Weights 49	(Best From Before)
Set Weights 2	1200	0.00240000		Random Weights 1	
Set Weights 3	900	0.00004822		Random Weights 2	
Set Weights 4	800	0.00000983		Random Weights 3	
.....		Evolution Weights 1	
Set Weights 49	2100	0.10043200		
(Best)	(Best)			Evolution Weights 46	
Set Weights 50	200	0.00000001			

3 אבחון ונתינת ציון לכל מחשבה:

כפי שנאמר בבעיה הציון שצריך להתייחס גם לזמן שבו המכונית שרדה וגם ליעילות שלה בזמן שהיא הרדה ולכן ניתן ציון רגעי וציון סופי שכולל סכום של כל הציונים הרגעיים שניתנים בכל רגע נתון. הציון הרגעי יהיה מורכב מממוצע המרחקים של המכונית מהקירות חלקי 10 (בשביל לשמור על המספר קטן) ובכך נדע את הציון של היעילות בכל רגע נתון. ואת ציון זה נחבר כל פעם שיש ציון חדש וככל שהמכונית תשרוד יותר זמן יהיה יותר חיבורים וכך ציון גדול יותר ובדרך זאת נתן יחס גם לזמן השרדה. בהמשך יהיה הסבר מפורט יותר.

4 זמן ריצה:

בכדי להקל את עומס החישובים על המערכת. לאחר שרשת הנוירונים תקבל את עצמה כגרף היא תמיר את הגרף למטריצות ולווקטורים וכך ניתן לפשט את הקוד ואת החישובים. כלומר לאחר ההמרה יהיה מערך תלת ממדי בגודל מספר השכבות פחות אחת, שכל תא בו הוא מטריצה דו-ממדית בגדלים שונים (לפי מספר הצמתים בשכבה) שמכילות את המשקלים שעל הקשתות שבין הצמתים של שכבה אחת לשכבה השנייה בגרף. כמו כן יהיה מערך דו ממדי בגודל של מספר השכבות המכיל בכל תא מערך שכל מערך בגודל שונה (לפי מספר הצמתים בשכבה) המכילים את ערכי הצמתים של הגרף.

לאחר ההמרה אם נייצג את מספר השכבות ב-N ואת מטריצת המשקלים לשכבה ספציפית כ-W, את גודלה כ-M*M ואת מערך הצמתים לאותה שכבה כ-A ואת הגודל

$$A_{next} = \sigma(W * A) \text{ : כ-M אז החישוב לשכבה אחת יהיה}$$

$$O(M^2) \text{ כלומר זה יהיה כפל מטריצות שסיבוכיות היא}$$

ומשום שיש N שכבות אז הסיבוכיות לכל החישוב של רשת הנוירונים היא:

$$O(N * M^2)$$

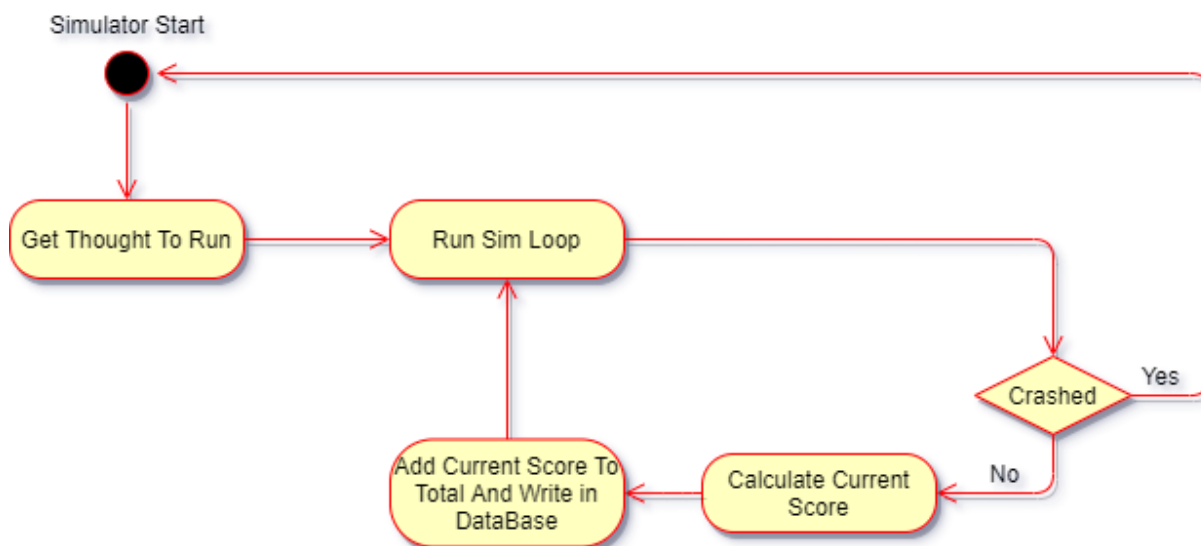
C. שימוש GA בפרויקט:

פסאודו קוד של GA:

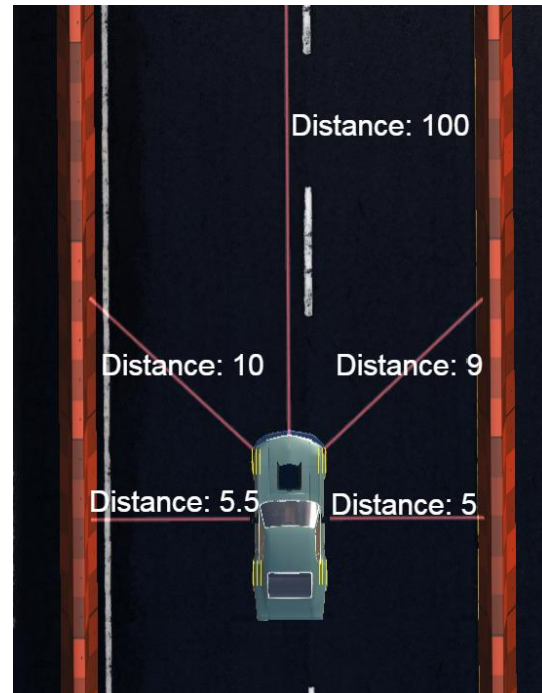
1. צור 50 מוחות רנדומליים
2. לכל מחשבה תעשה :
 - 2.1. תריץ אותה בסימולטור ותעשה :
 - 2.1.1. תחשב לה ציון רגעי
 - 2.1.2. תוסיף אותו לציון הנצבר ותשמור
 - 2.1.3. אם התנגשות תצא מההרצה אחרת תמשיך
3. תעתיק את המחשבה הכי חזקה לדור הבר
4. תיצור 3 מחשבות רנדומליות לדור הבא
5. לכל מחשבה שנבדקה תחשב את ההסתברות שהיא תעבור לדור הבא
6. תעשה 46 פעמים רולטה ותאחסן את המחשבה שיצאה בתוך מערך בו ישמרו כל 46 התוצאות
7. לכל זוג מחשבות בתוך המערך של התוצאות :
 - 7.1. תעשה חיבור רנדומלי בין המשקלים שיש
 - 7.2. תעשה מוטציה לשתי הבנים שיצאו
 - 7.3. הכנס את שתי הצאצאים שיצאו לדור הבא
8. תחזור לשלב 2

נתינת ציון:

כפי שנאמר מקודם הציון הרגעי יהיה מורכב מממוצע המרחקים של המכונית מהקירות חלקי 10 (בשביל לשמור על המספר קטן) ובכך נדע את הציון של היעילות בכל רגע נתון. ואת ציון זה נחבר כל פעם שיש ציון חדש וככל שהמכונית תשרוד יותר זמן יהיה יותר חיבורים וכך ציון גדול יותר ובדרך זאת נתן יחס גם לזמן השרדה. להלן תרשים שמתאר את רצף החישוב של הציון :



תמונה המתארת נתינת ציון רגעי :



מרחק קדמי: 100
 מרחק ימין קדימה: 9
 מרחק ימין: 5
 מרחק שמאל: 5.5
 מרחק קדימה שמאל: 10

$$Score = \left(\frac{(100 + 9 + 5 + 5.5 + 10)}{5} \right) / 10$$

$$Score = \frac{25.9}{10} = 2.59$$

בחירת המחשבות שעולות לשלב הבא :

ישנן כמה אפשרויות :

- (1) לקיחת המחשבות הכי חזקות ומהן לעשות אבולוציה
 - (2) שיטה המכילה הסתברות ואפשרות לכל מחשבה להיכנס לדור הבא
- בפרויקט בחרתי בשיטה 2 ויותר ספציפית בשיטת ה-Roulette Wheel Selection .

לבחירת ההורים לדור הבא נשתמש בשיטת Roulette Wheel Selection. בשביל שיטה זו נחשב את ההסתברות של כל מחשבה :

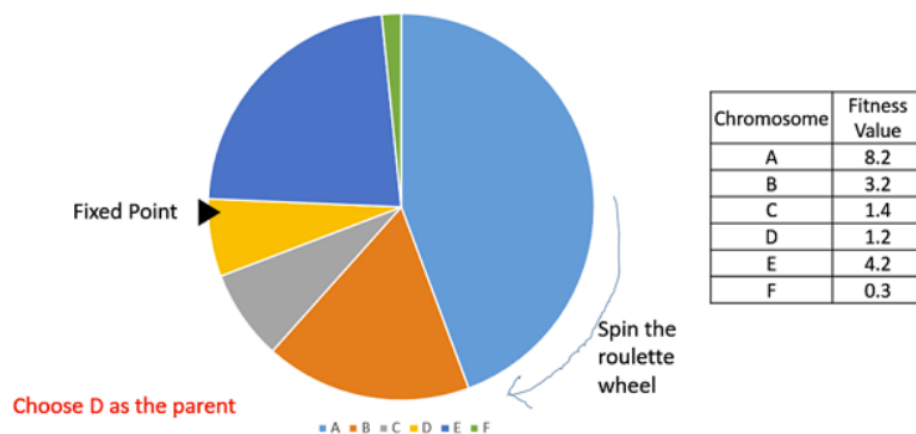
לאחר שכל 50 הריצות נעשו וישנם ציונים לכל המחשבות. נחשב את ההסתברות שיש לכל מחשבה, ככל שלמחשבה יש ציון גדול יותר כך יהיה לה הסתברות גדולה יותר, כלומר, יותר סיכוי לעבור לדור

הבא. חישוב ההסתברות נעשה בנוסח הבא :

$$Probability_i = \frac{FitScore_i}{TotalFitScore}$$

לאחר שחישבנו את ההסתברות נוכל לדמות גלגל רולטה אשר יש בו 50 תאים (כמספר המחשבות) כל תא שניתן לצאת בגלגל הגלגל הוא מחשבה והסיכוי שהגלגל יצא על מחשבה היא ההסתברות שלה.

להלן שרטוט המדמה את הגלגל:



בכדי להשיג 46 הורים בשביל לעשות להשיג צאצאים נסובב את הגלגל 46 פעמים
להלן פסאודו קוד הגלגל:

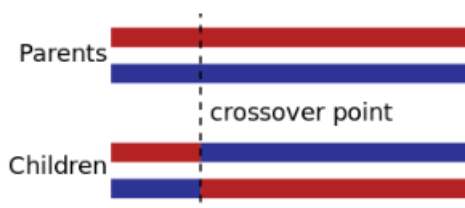
1. חשב את ההסתברות של כל מחשבה
2. תעשה מספר רנדומלי ממשי בין אחד לאפס
3. $\text{SumOfProb} = 0$
4. לכל הסתברות של כל מחשבה:
 - 4.1. אם המספר הרנדומלי גדול שווה מ-המחשבה עם ההסתברות האחרונה + SumOfProb :
 - 4.1.1. תחזיר את המחשבה האחרונה
 - 4.2. אם המספר הרנדומלי גדול שווה מ- SumOfProb + ההסתברות הנוכחית וקטן מההסתברות ההבאה:
 - 4.2.1. תחזיר את המחשבה הנוכחית

אבולוציה והתרבות :

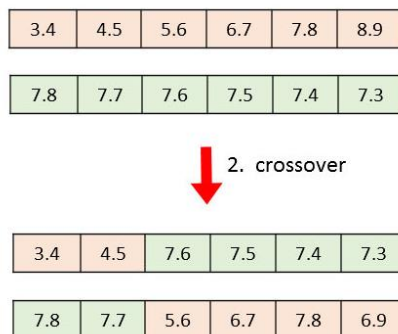
שיטות שילוב "DNA" של רשת:

(1) שילוב חציה – genetic crossover :

שילוב זה פועל בדומה לשחלוף כרומוזומים (Chromosomal Crossover) בביולוגיה, חותך רצף של כרומוזומים מ-DNA אחד במקרה שלנו מחשבה שמורכבת ממשלקים אז יחתך רצף משלקים וכמו כן יחתך רצף משלקים ממחשבה שנייה וייבצר איחוד בין השנים. להלן תיאור של האיחוד בביולוגיה :



ולהלן השילוב עם מחשבות שמורכבות ממשקלים :



(2) שילוב רנדומלי :

בשילוב רנדומלי מחליטים רנדומלית בין כל זוג תואם של משקלים בין שתי מחשבות האם להחליף במשלקים בין המחשבות או לא. פסאודו קוד של שילוב זה הוא כזה :

1. קבל את זוג המחשבות (ההורים)
2. לכל משקל בתוך המחשבה 1 ומחשבה 2 בהתאם :
 - 2.1. החליט הנדומלית אם להחליף בין המשקלים
 - 2.2. אם הוחלט להחליף החלף
 - 2.3. אחרת תמשיך
3. חזור את זוג המחשבות המחודשות

Parents

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9

5 8 9 4 2 3 5 7 5 8

=>

להלן דוגמא גרפית של שילוב זה:

Offspring

5 1 9 4 4 5 5 7 5 9

0 8 2 3 2 3 6 7 8 8

מוטציה:

מוטציה נועדה בשביל להשאיר מגוון שונה של מחשבות וריענון של האוכלוסייה לאפשרויות חדשים. תהליך המוטציה הוא לשנות ערכים רנדומלית בכ10 אחוז מעצמם להוסיף או להפחית

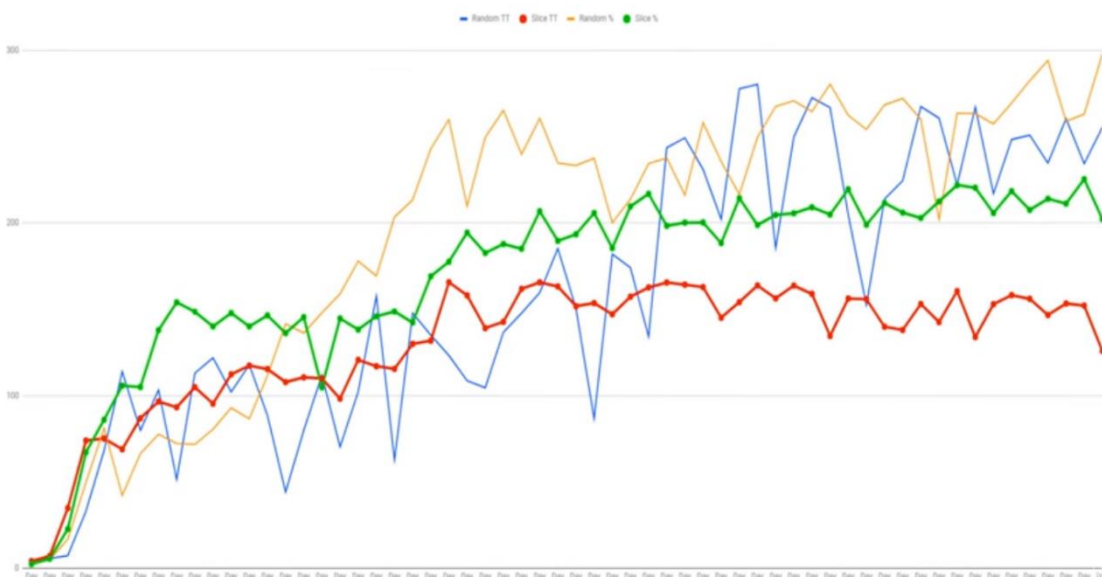
ניסוי – (מוכן אז צורך שכתוב - להוספה):

לאחר הסבר על כל האפשרויות של בחירת הורים ואבולוציה. ערכתי ניסוי בכדי להראות שהבחירות היו נכונות. בניסוי ניסיתי לשלב את כל האופציות. כלומר לקחת את ההכי חזקים ולשלב אותם ברנדומליות, לקחת את ההכי חזקים ולהרבות אותם בשילוב חציה, לקחת את ההורים לפי הסתברות ולשלב רנדומלית ולקחת את ההורים לפי הסתברות ולשלב בחציה. כל האפשרויות באופן וויזואלי:

אפשרויות שילוב בחירת ההורים	שילוב רנדומלי (R)	שילוב חציה (H)
בחירת הורים חזקים (S)	RS בכחול	HS באדום
בחירה סטטיסטית (M)	RM בצהוב	HM בכחול

להלן שרטוט של גרף המראה יעילות של קוד לפונרציה של זמן: כפי שניתן לראות האפשרות שהגיע הכי מהר ליעילות הכי גבוהה היא הפגשות של שילוב רנדומלי ובחירה סטטיסטית ולכן מבחר בה

Average Fitness Over Time - Top2



2.5 מבנה מתונים:

בפרויקט השתמשתי במבני הנותנים הבאים:

גרף:

בשביל קוד העברה נוחה של נתונים לספריית רשת הנוירונים שבניתי השתמשתי בספריית הגרף בכתבתי כדי לייצג את הרשת. דרך טובה לתאר רשת נוירונים היא בעזרת גרף מכוון ממושקל מתורת הגרפים כאשר כל יחידת מידע היא צומת והן מחולקות לפי השכבות (קלט, פלט, נסתרת) וכל הקישורים בין יחידות המידע שעליהן יש משקלם הם קשתות ממושקלות.

מערכים תלת ממדיים בעלי מטריצות שונות בגודלן:

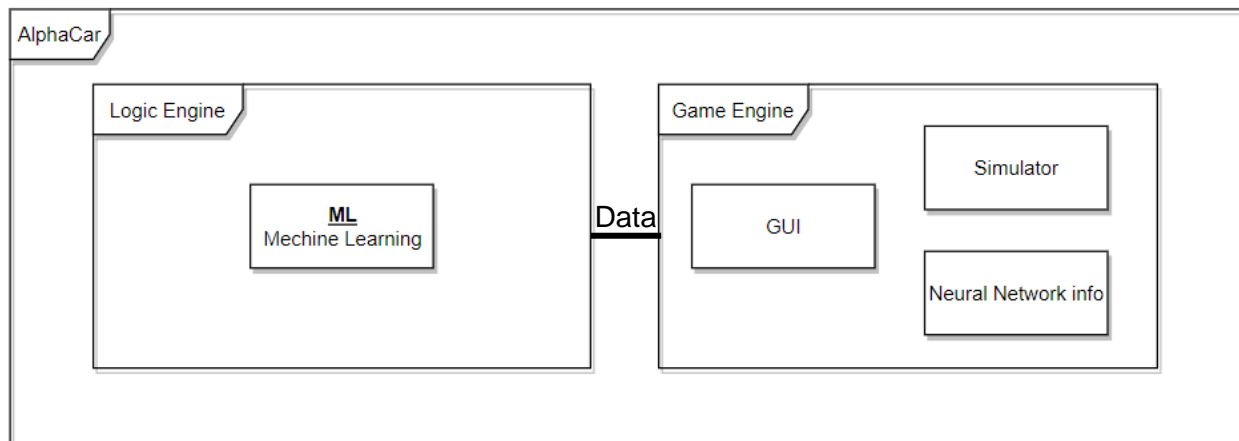
על מנת לעשות חישובים נוחים ופשוטים בחרתי שלאחר קבלת הגרף נמיר את הקשתות למטריצות ומערכים. המערכים שיהיו הם: מערך תלת ממדי בגודל מספר השכבות ברשת פחות אחת, שכל תא בו הוא מטריצה דו-ממדית שמכילה את המשקלים שעל הקשתות שבין הצמתים של שכבה אחת לשכבה השנייה בגרף. גודל המטריצה יהיה מספר הצמתים בשכבה אחת כפול מספר הצמתים בשכבה הבאה (כמספר המשקלים או הקשתות בין השכבות). כלומר, לשכבה אחת בעלת 4 צמתים ושכבה שנייה בעלת 5 צמתים יהיה מטריצה בגודל של 5×4 . כמו כן יהיה מערך דו ממדי בגודל של מספר השכבות המכיל בכל תא מערך המכיל את ערכי הצמתים של שכבה מסוימת וגודלו של המערך יהיה כמספר הצמתים באותה שכבה.

3 חלוקה למודלים:

3.1 חלוקה למודלים:

UML (להוספה):

חלק זה כולל את תיאור מבנה המערכת ופירוט המודולים השונים בה



ישנם 13 קבצי-קוד מרכזיים המרכיבים ומפעילים את הפרויקט

- 7 קבצים אחראים על ממשק הגרפי: מסך סימולציה.

אלה שמות הקבצים:

- ArcadeCar.cs
- CameraCar.cs
- CameraTrigger.cs
- CarCollision.cs
- LaserSensor.cs
- MovingBlock.cs
- SuspensionTest.cs

- 2 קבצים אחראים על היחסים בין הסימולטור והרשת הנוירונים:

- ArcadeCar.cs
- CarCollision.cs

- 7 קבצים אחראים על הגיאומטריה האנליטית, התנגשות בין אובייקטים בסביבה ועל צורה של

האובייקטים בפרויקט:

אלה שמות הקבצים:

ArcadeCar.cs ○
CameraCar.cs ○
CameraTrigger.cs ○
CarCollision.cs ○
LaserSensor.cs ○
MovingBlock.cs ○
SuspensionTest.cs ○

- שלושה קבצים ושתי ספריות האחראים על מנן התזוזה של אובייקטים זזים כמו Car:

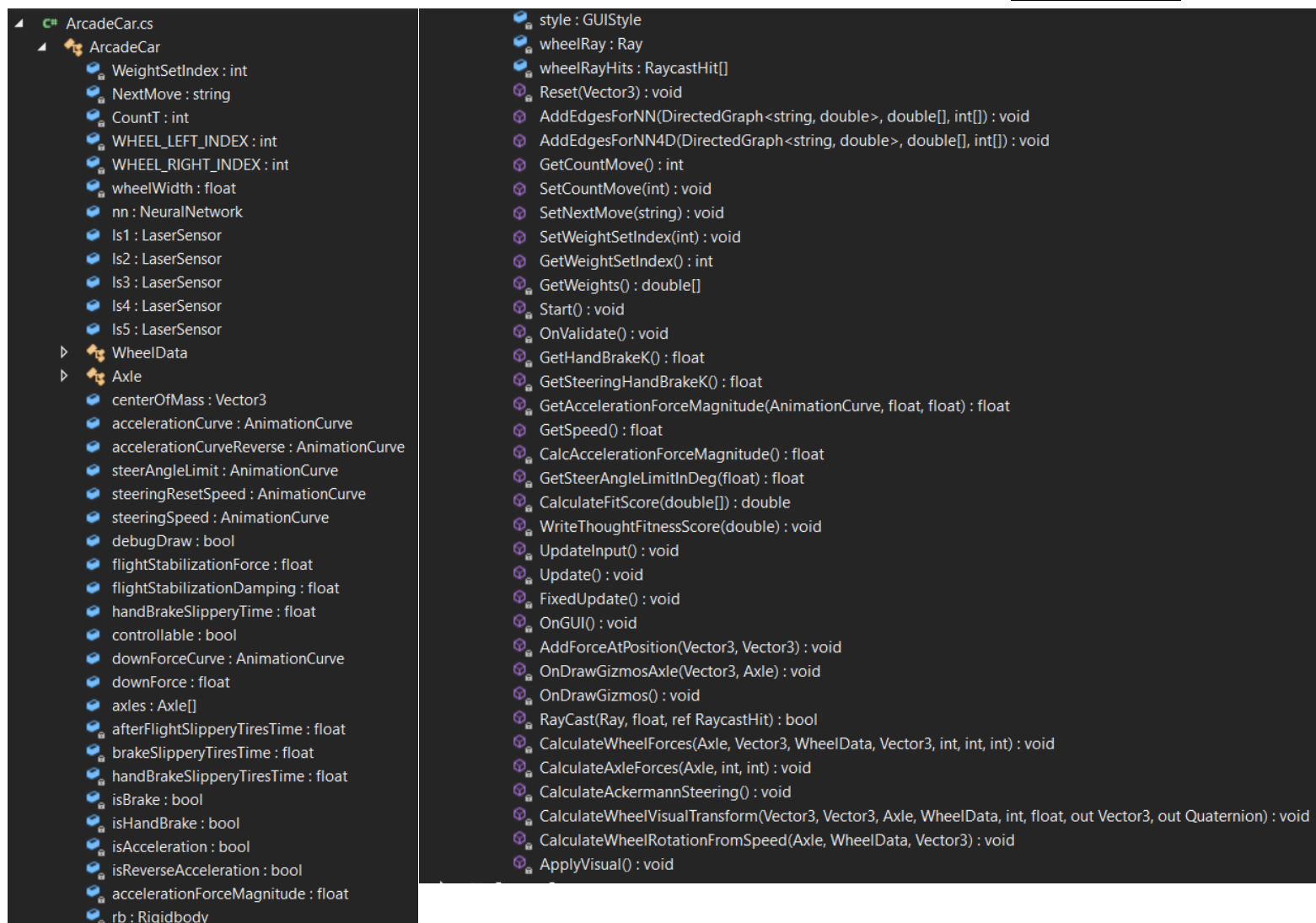
שלושת הקבצים:

MovingBlock.cs ○
ArcadeCar.cs ○
CarCollision ○
SuspensionTest ○

שתי הספריות:

NeuralNetworkLibrary ○
GraphLibrary ○

:ArcadeCar



ArcadeCar - מחלקה יורשת MonoBehaviour של המנוע

תכונות:

- **Wheel_Left_Index** – המיקום של הגלגל הקדמי השמאלי
- **Wheel_Right_Index** – המיקום של הגלגל הקדמי השמאלי
- **Nn** – רשת הנוירונים
- **Ls1-ls5** – חיישנים 1-5 מסוג **Laser Sensor**
- **(Class)WheelData** – מחלקה שמכילה את כל המידע על הגלגל
- **(Class)Axle** – מחלקה שמכילה מידע על ציר
- **centerOfMass** – ווקטור שמייצג מרכז של מסה

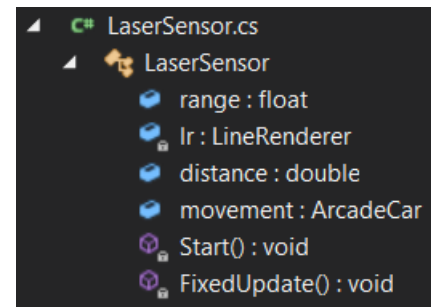


- **accelerationCurveReverse\accelerationCurve** - גרף שמייצג את התקדמות האצה
- **steerAngleLimit** – גבול זווית פנייה
- **downForce\downForceCurve** – כוח שמושך למטה
- **axes** – מערך שמכיל את הצירים
- **isBrake\ isHandBrake\ isAcceleration\ isReverseAcceleration** – משתנים כללים לפעולת המכונית
- **WeightsSetIndex** – מספר ה"מחשבה" שעכשיו נבדקת

פעולות:

- **Reset** – מחזיר את המכונית למצב ההתחלתי שלה עם DNA חדש
- **AddEdgesForNN4D** – מוסיף Edges לגרף של הNN
- **Start** – נקראת פעם אחת בתחילת ריצת הקוד – יוצר את הNN, מרכז המסה ואת הגוף הפח
- **GetHandBrakeK** – מחזיר את הכוח של הבלם ים
- **GetSteeringHandBrakeK** – מחזיר את הכוח עצירה בפנייה
- **GetAccelerationForceMagnitude** – מחזיר כוח האצה
- **GetSpeed** – מחזיר את המהירות
- **GetSteerAngleLimitInDeg** – מקבלת את המהירות במטר לשנייה ומחזיקה את גבול הפנייה במעלות
- **UpdateInput** – עושה את קליטת הצעד הבא
- **FixedUpdate** – נקראת כל סיבוב של הסימולטור – עושה את כל הקריאות של הפעולות שאיתן מפעילים את המכונית ואת כל הפיזיקה
- **AddForceAtPosition** – מקבלת ווקטור כוח וווקטור מיקום ומסיפה את הכוח באותו מיקום
- **WriteThoughtFitnessScore** – כותב ל**DataBase** את הציון הכולל החדש של המכונית
- **CalculateFitScore** – מחשב את הציון הנוכחי את המכונית

:LaserSensor

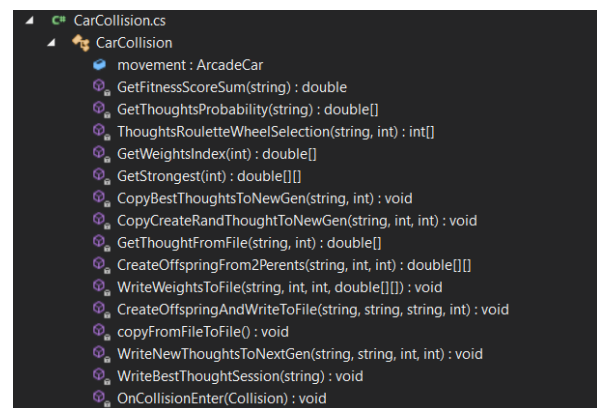


LaserSensor – מחלקה יורשת מ-MonoBehaviour של המנוע

תכונות:

- **Range** – המרחק המקסימלי של החיישן
- **Lr** – דרך להראות את הלייזר עם **LineRenderer** של **Unity**
- **Distance** – המרחק כרגע שהחיישן מחזיר
- **Movement** – המכונית שהחיישן עליה
- **Start** – נקראת פעם אחת בתחילת ריצת הקוד – יוצרת את ה**LineRenderer**
- **FixedUpdate** – נקראת כל סיבוב של הסימולטור – עושה את כל חישובי המרחק ואת שינויי הפיזיקה והלייזר. כמו כן מעדכן את המרחק שהחיישן מחזיר (**Distance**)

:CarCollision



CarCollision - מחלקה יורשת מ-MonoBehaviour של המנוע

תכונות:

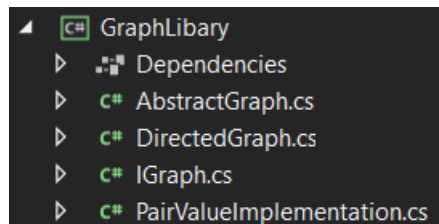
- **Movement** – אובייקט מסוג **ArcadeCar** שמכיל את המכונית שתנגש במחסומים כשתטעה
- פעולות:



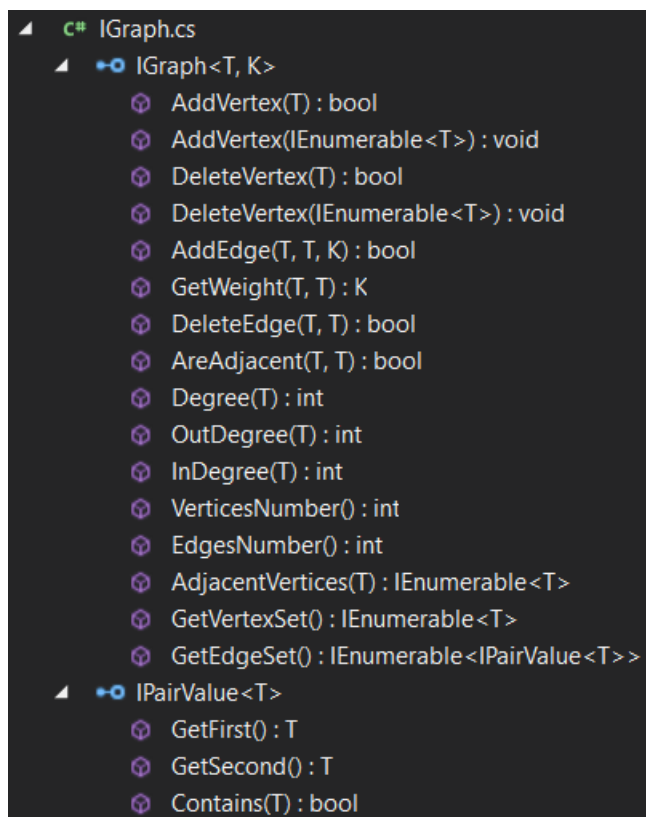
- **OnCollisionEnter** – פעולה שקוראת רק כאשר ישנו שילוב במשוואות הגופים במרחב של המכונית ומחסום – הפעולה בודקת אם מדובר במחסום ואיזה מחסום אם כן יש התנגשות בקיר אזי נפונקציה תעביר את הריצה למחשבה הבאה אם אין הפונקציה תקרא לכל הפונקציות כדי שתהיה אבולוציה וייבצר דור חדש.
- **GetFitnessScoreSum** – הפונקציה מקבלת שם של קובץ בינארי בו שמורים הציונים של המחשבות ומחזירה את הסכום של כל הציונים הסופיים של המחשבות ומחזיר אותו.
- **GetThoughtsProbability** – הפונקציה מקבלת שם של קובץ בינארי בו שמורים הציונים של המחשבות, הפונקציה מחשבת את ההסתברות שכל אחד מהמחשבות יעבור לדור הבא ומחזירה מערך עם הסיכויים.
- **ThoughtsRouletteWheelSelection** – הפונקציה מקבלת שם של קובץ בינארי בו שמורים הציונים של המחשבות, ומספר מחשבות להשיג מהרולטה. הרולטה תפעל ויוחזר מערך של הID של המחשבות שנבחרו.
- **GetWeightsIndex** – הפונקציה מקבלת שם של קובץ בינארי בו שמורים הציונים של המחשבות, ומספר מחשבות להשיג. הפונקציה תחזיר את הID של המחשבות הכי חזקות.
- **GetStrongest** – הפונקציה מחזירה מערך דו-ממדי שכל תא בו הוא מערך המכיל מחשבה החזקה ביותר
- **CopyBestThoughtsToNewGen** – מעתיקה את המחשבה החזקה ביותר לקובץ שמכיל את הדור הבא.
- **CopyCreateRandThoughtToNewGen** – יוצר מחשבות רנדומליות חדשות לדור הבא
- **GetThoughtFromFile** – משיג לפי ID מחשבה מקובץ המחשבות
- **CreateOffspringFrom2Parents** – יותר 2 צאצאים מ2 הורים לדור הבא.
- **WriteWeightsToFile** – מקבל מחשבות וכותב אותם לקובץ המכיל את הדור הבא
- **copyFromFileToFile** – מעתיק את המחשבות מקובץ אחד לשני
- **WriteNewThoughtsToNextGen** – פונקציה הקוראת לכל הפונקציות שיוצרות את הדור הבא
- **WriteBestThoughtSession** – כותה את המחשבה החזקה ביותר לקובץ המכיל את הדוק הבא

הספריות :

:GraphLibrary



IGraph ממשקים :



(1) ממשק IGraph :

IGraph<T,K> – ממשק לגרף	
• T – סוג משתנה של הצומת בגרף	
• K – סוג משתנה של הקשתות בגרף – לאחר מכן K יהיה PairValue	
• AddVertex(T vertex) – מוסיף צומת אחת הברג	
• AddVertex(IEnumerable<T> vertexSet) – מוסיף לגרף מספר צמתים שנמצאים בסט, אם צומת קיימת מדגל עליה	

- **DeleteVertex(T vertex)** – מסיר צומת מהגרף
- **DeleteVertex(IEnumerable<T> vertexSet)** – מסיר את כל הצמתים שיש בסט מתוך הגרף
- **AddEdge(T v1, T v2, K weight)** – מוסיף קשת ממושקלת בין שתי צמתים
- **GetWeight(T v1, T v2)** – מחזיר משקל בין שתי צמתים
- **DeleteEdge(T v1, T v2)** – מוחק קשת
- **AreAdjacent(T v1, T v2)** – מחזיק אמת אם צומת אחת שקילת סמוכה לצומת השנייה
- **Degree(T vertex)** – מחזיר את מספר הצמתים (קשתות) שמחוברות לצומת שקיבל
- **OutDegree(T vertex)** – מחזיר את מספר הקשתות במחוברת אל צומת שקיבל ומכוונות אליה
- **InDegree(T vertex)** – מחזיר את מספר הקשתות במחוברת אל צומת שקיבל ומכוונות ממנה
- **VerticesNumber()** – מחזיר את מספר הצמתים שיש בגרף
- **EdgesNumber()** – מחזיר את מספר הקשתות שיש בגרף
- **AdjacentVertices(T vertex)** – מחזיר סט של צמתים הסמוכים לצומת שקיבל
- **GetVertexSet()** – מחזיר סט של כל הצמתים
- **GetEdgeSet()** – מחזיר סט של כל הקשתות

2 **IPairValue** :

IPairValue<T> – ממשק לקשת בגרף
תכונות:
• T – סוג משתנה של הצומת בגרף
פעולות:
• GetFirst – מחזיר את הצומת הראשונה בקשת (האחת שהצומת מכוונת ממנה)
• GetSecond – מחזיר את הצומת השנייה בקשת(האחת שהקשת מכוונת אליה)
• Contains – מקבל צומת טמחזיר אמת אם היא קשורה לקשת ושקר אם לא

קבצים בספרייה:

: AbstractGraph

```

C# AbstractGraph.cs
└─ AbstractGraph<T, K>
   └─ VertexSet : List<T>
   └─ EdgeSet : List<IPairValue<T>>
   └─ Weights : Dictionary<IPairValue<T>, K>

```

AbstractGraph <T,K> – מימוש אבסטרקטי לגרף – משתמש בממשק IGraph

תכונות:

- **T** – סוג משתנה של הצומת בגרף
- **K** – סוג משתנה של הקשתות בגרף – לאחר מכן **K** יהיה **PairValue**
- **VertexSet** – רשימה של צמתים
- **EdgeSet** – רשימה של **PairValue** כלומר, רשימה של קשתות
- **Weights** – מילון שמחבר כל קשת למשקל שלה

פעולות – כמו ב-IGraph:

- **AddVertex(T vertex)** – ממומש במחלקה הנוכחית
- **AddVertex(IEnumerable<T> vertexSet)** – ממומש במחלקה הנוכחית
- **DeleteVertex(T vertex)** – ממומש במחלקה הנוכחית
- **DeleteVertex(IEnumerable<T> vertexSet)** – ממומש במחלקה הנוכחית
- **AddEdge(T v1, T v2, K weight)** – אבסטרקטי
- **GetWeight(T v1, T v2)** – אבסטרקטי
- **DeleteEdge(T v1, T v2)** – אבסטרקטי
- **AreAdjacent(T v1, T v2)** – אבסטרקטי
- **Degree(T vertex)** – אבסטרקטי
- **OutDegree(T vertex)** – אבסטרקטי
- **InDegree(T vertex)** – אבסטרקטי
- **VerticesNumber()** – ממומש במחלקה הנוכחית
- **EdgesNumber()** – ממומש במחלקה הנוכחית
- **AdjacentVertices(T vertex)** – אבסטרקטי
- **GetVertexSet()** – ממומש במחלקה הנוכחית
- **GetEdgeSet()** – ממומש במחלקה הנוכחית

: DirectedGraph

DirectedGraph<T,K> – מחלקה יורשת מ- AbstractGraph ומשתמש בממשק IGraph	
<u>תכונות מ- AbstractGraph:</u>	
•	T – סוג משתנה של הצומת בגרף
•	K – סוג משתנה של הקשתות בגרף – לאחר מכן K יהיה PairValue
•	VertexSet – רשימה של צמתים
•	EdgeSet – רשימה של PairValue כלומר, רשימה של קשתות
•	Weights – מילון שמחבר כל קשת למשקל שלה
<u>פעולות – כמו ב- IGraph:</u>	
•	AddVertex(T vertex) – ממומש ב AbstractGraph
•	AddVertex(IEnumerable<T> vertexSet) – ממומש ב AbstractGraph
•	DeleteVertex(T vertex) – ממומש ב AbstractGraph
•	DeleteVertex(IEnumerable<T> vertexSet) – ממומש ב AbstractGraph
•	AddEdge(T v1, T v2, K weight) – ממומש במחלקה הנוכחית
•	GetWeight(T v1, T v2) – ממומש במחלקה הנוכחית
•	DeleteEdge(T v1, T v2) – ממומש במחלקה הנוכחית
•	AreAdjacent(T v1, T v2) – ממומש במחלקה הנוכחית
•	Degree(T vertex) – ממומש במחלקה הנוכחית
•	OutDegree(T vertex) – ממומש במחלקה הנוכחית
•	InDegree(T vertex) – ממומש במחלקה הנוכחית
•	VerticesNumber() – ממומש ב AbstractGraph
•	EdgesNumber() – ממומש ב AbstractGraph
•	AdjacentVertices(T vertex) – ממומש במחלקה הנוכחית
•	GetVertexSet() – ממומש ב AbstractGraph
•	GetEdgeSet() – ממומש ב AbstractGraph

ספריית NeuralNetWork:

NeutalNetwork:

```

C# NeuralNetwork.cs
└─ Constants
   └─ SigmoidAPara : double
└─ NeuralNetwork
   └─ DGraph : DirectedGraph<string, double>
   └─ weights : double[][]
   └─ layes : double[][]
   └─ NeuralNetwork(DirectedGraph<string, double>, int[])
   └─ UpdateNeuralNetwork(DirectedGraph<string, double>, int[]) : void
   └─ initMatrixes(int[]) : void
   └─ initActivationsMetrix(int[]) : void
   └─ initWeightsMetrix() : void
   └─ NextMove(double[]) : int
   └─ Input(double[]) : void
   └─ Output() : int
   └─ SigmoidFunction(double) : double
   └─ SigmoidInputFunction(double) : double
   └─ WeightsMulActivation(double[], double[], double[]) : void
   └─ FeedForward() : void
   └─ PrintMetrix() : void

```

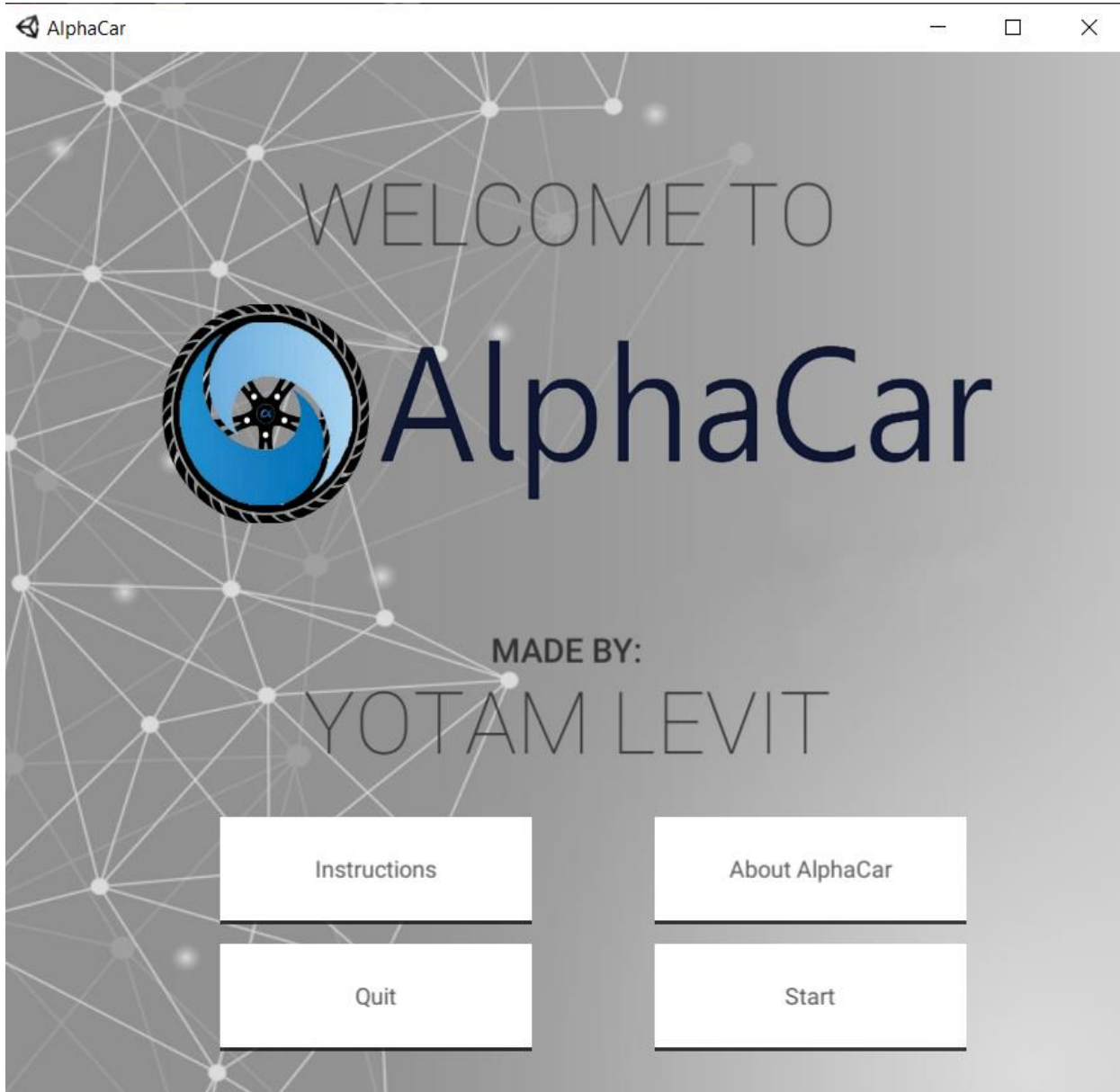
NeuralNetwork
<ul style="list-style-type: none"> • DGraph – גרף מכוון ממושקל שמייצג את הרשת • Weights – מערך תלת ממדי שמכיל מטריצות בגדלים שונים שכל מטריצה מכילה את המשקלים שנצרכים לחישוב בין שכבה לשכבה • Layes – מערך שמכיל מערכים בגדלים שונים במייצגים שכבות כל תא במערכים מכיל את יחידות המידע של הרשת באותה שכבה
<ul style="list-style-type: none"> • NeuralNetwork – פעולה בונה שמקבלת גרף ובונה את המטריצות • UpdateNeuralNetwork – מעדכן את רשת הנוירונים עם גרף חדש • initMatrix – לוקח את הגרף וממיר אותו לכל המטריצות מהמערכים • initActivationsMetix – מאתחל את המערך התלת ממדי שמכיל את המטריצות שמכילות את המשקלים לכל שכבה • NextMove – מקבל את הקלט ומחזיר איזה מהפלטים הוא התוצאה שיצאה • Input – מכניס את הנתונים של הקלט לתוך Layes ומעביר אותם דרך פונקציית סיגמויד • OutPut – מחזיר את היזה מהפלטים הוא הפלט של הצעד הבא שהולחט • SigmoidFunction – עושה את פונקציית האקטיבציה (סיגמויד) על ערך



- **SigmoidInputFunction** – עושה את פונקציית האקטיבציה (סיגמויד) על ערך שנכנס לתוך הקלטים של הרשת
- **WeightsMulActivation** – עושה את הפעולות המתמטיות של שכבה אחת – מקבל את מטריצת המשקלים, מערך של יחידות מידע המקור (שכבה שממנה יוצאים) ומערך של יחידות מידע היעד (השכבה שממנה מגיעים ויכנס הערך החדש)
- **FeedForward** – עושה את פעולת **FeedForward** של רשת נוירונים. עושה את כל הפעולות בחישוביות בשביל כל בשכבות – מעביר את הקלט בכל החישובים לפלט
- **PrintMatrix** – מדפיס את המערכים ונמטריצות בשביל בדיקות

4 מדריך למשתמש:

- (1) הורד את התקיה AlphaCar.zip
- (2) פתח אותה
- (3) הרץ את הקובץ AlphaCar.exe



- 1) <https://towardsdatascience.com/everything-you-need-to-know-about-neural-networks-and-backpropagation-machine-learning-made-easy-e5285bc2be3a>
- 2) <https://visualstudiomagazine.com/articles/2013/06/01/neural-network-activation-functions.aspx>
- 3) <http://www.ai-junkie.com/ga/intro/gat2.html>
- 4) https://www.tutorialspoint.com/genetic_algorithms/genetic_algorithms_parent_selection.htm
- 5) Choosing Mutation and Crossover Ratios for Genetic Algorithms—A Review with a New Dynamic Approach Ahmad Hassanat 1,2,* ,†,‡ , Khalid Almohammadi 1 , Esra'a Alkafaween 2,‡ , Eman Abunawas 2 , Awni Hammouri 2 and V. B. Surya Prasath 3,4,5,6
- 6) Genetic algorithms for modelling and optimization by john McCall

6 קטעי קוד חשובים:**:IGraph**

```
using System.Collections.Generic;

namespace GraphLibrary
{
    public interface IGraph<T,K>
    {
        //add a Vertex
        bool AddVertex(T vertex);

        //add to teh graph the vertices, if vertex already exists then it is skipped
        void AddVertex(IEnumerable<T> vertexSet);

        //Deletes the vertex specified in the graph, if existing - return true
        bool DeleteVertex(T vertex);

        //Deletes every vertex of the set
        void DeleteVertex(IEnumerable<T> vertexSet);

        //add Edge - add a new edge to the graph, starting from v1 and ending in v2,
        //having weight w,
        //return true on success
        bool AddEdge(T v1, T v2, K weight);

        //Returns the weight of the edge starting from v1 and ending in v2
        K GetWeight(T v1, T v2);

        //Deletes the edge starting from v1 and ending in v2, if existing Returns true on
        //success
        bool DeleteEdge(T v1, T v2);

        //Returns true if v1 is adjacent to v2
        bool AreAdjacent(T v1, T v2);

        //Computes the degree of the specified vertex
        int Degree(T vertex);

        //Computes the outgoing degree of the specified vertex
        int OutDegree(T vertex);

        //Computes the ingoing degree of the specified vertex
        int InDegree(T vertex);

        //Retirns the number of vertices in the graph
        int VerticesNumber();

        //Returns the number of edges in the graph
        int EdgesNumber();

        //Returns a set of adjacent vertices to the one specified as argument
        IEnumerable<T> AdjacentVertices(T vertex);

        //Returns an IEnumerable containing the vertex set of the graph
        IEnumerable<T> GetVertexSet();

        //Returns an IEnumerable containing the edge set of the graph,
```



```

        // represented by couples of vertices
        IEnumerable<IPairValue<T>> GetEdgeSet();
    }

    // interface to simple data structure - contain a pair of vertices
    public interface IPairValue<T>
    {
        //Returns the first vertex
        T GetFirst();

        //Returns the second vertex
        T GetSecond();

        //Returns true if givin value is storedin the data structure
        bool Contains(T value);
    }
}

```

קובץ – AbstractGraph

```

using System;
using System.Collections.Generic;

namespace GraphLibrary
{
    public abstract class AbstractGraph<T, K> : IGraph<T, K>
    {
        protected readonly List<T> VertexSet = new List<T>(); // list of the vertices
        protected readonly List<IPairValue<T>> EdgeSet = new List<IPairValue<T>>(); //
list of the edges
        //dictionary in order to associate for each edge a weight.
        //- keyset : PairValues ; Value - weight
        protected readonly Dictionary<IPairValue<T>, K> Weights = new
Dictionary<IPairValue<T>, K>();

        //add Edge - add a new edge to the graph, starting from v1 and ending in v2,
having weight w,
        //return true on success
        public abstract bool AddEdge(T v1, T v2, K weight);

        //add a Vertex
        public bool AddVertex(T vertex)
        {
            if (vertex == null)
                throw new ArgumentNullException();
            if (VertexSet.Contains(vertex))
                return false;
            VertexSet.Add(vertex);
            return true;
        }

        //add to teh graph the vertices, if vertex already exists then it is skipped
        public void AddVertex(IEnumerable<T> vertexSet)
        {
            if (vertexSet == null)
                throw new ArgumentNullException();
            using (var it = vertexSet.GetEnumerator())
            {
                while (it.MoveNext())

```




```
        {
            if (it.Current != null && !VertexSet.Contains(it.Current))
                VertexSet.Add(it.Current);
        }
    }
}

//Returns a set of adjacent vertices to the one specified as argument
public abstract IEnumerable<T> AdjacentVertices(T vertex);

//Returns true if v1 is adjacent to v2
public abstract bool AreAdjacent(T v1, T v2);

//Computes the degree of the specified vertex
public abstract int Degree(T vertex);

//Deletes the edge starting from v1 and ending in v2, if existing Returns true on
success
public abstract bool DeleteEdge(T v1, T v2);

//Deletes the vertex specified in the graph, if existing - return true
public bool DeleteVertex(T vertex)
{
    if (vertex == null)
        throw new ArgumentNullException();
    if (!VertexSet.Contains(vertex))
        return false;
    VertexSet.Remove(vertex);
    return true;
}

//Deletes every vertex of the set
public void DeleteVertex(IEnumerable<T> vertexSet)
{
    if (vertexSet == null)
        throw new ArgumentNullException();
    using (var it = vertexSet.GetEnumerator())
    {
        while (it.MoveNext())
            if (it.Current != null)
                VertexSet.Remove(it.Current);
    }
}

//Returns the number of edges in the graph
public int EdgesNumber()
{
    return EdgeSet.Count;
}

//Returns an IEnumerable containing the edge set of the graph,
// represented by couples of vertices
public IEnumerable<IPairValue<T>> GetEdgeSet()
{
    return EdgeSet;
}

//Returns an IEnumerable containing the vertex set of the graph
```



```

public IEnumerable<T> GetVertexSet()
{
    return VertexSet;
}

//Returns the weight of the edge starting from v1 and ending in v2
public abstract K GetWeight(T v1, T v2);

//Computes the ingoing degree of the specified vertex
public abstract int InDegree(T vertex);

//Computes the outgoing degree of the specified vertex
public abstract int OutDegree(T vertex);

//Retirns the number of vertices in the graph
public int VerticesNumber()
{
    return VertexSet.Count;
}
}

```

קיבוצ – DirectedGraph:

```

using System;
using System.Collections.Generic;

namespace GraphLibrary
{
    public class DirectedGraph<T, K> : AbstractGraph<T, K>
    {
        //add Edge - add a new edge to the graph, starting from v1 and ending in v2,
        //having weight w,
        //return true on success
        public override bool AddEdge(T v1, T v2, K weight)
        {
            if (v1 == null || v2 == null || weight == null)
                throw new ArgumentNullException();
            if (!VertexSet.Contains(v1) || !VertexSet.Contains(v2))
                return false;
            IPairValue<T> pair = new PairValueImplementation<T>(v1, v2);
            if (EdgeSet.Contains(pair))
                return false;
            EdgeSet.Add(pair);
            Weights[pair] = weight;
            return true;
        }

        //Returns a set of adjacent vertices to the one specified as argument
        public override IEnumerable<T> AdjacentVertices(T vertex)
        {
            foreach (IPairValue<T> p in EdgeSet)
                if (p.GetFirst().Equals(vertex))
                    yield return p.GetSecond();
        }

        //Returns true if v1 is adjacent to v2
        public override bool AreAdjacent(T v1, T v2)
        {

```



```
        if (v1 == null || v2 == null)
            throw new ArgumentNullException();
        if (!VertexSet.Contains(v1) || !VertexSet.Contains(v2))
            throw new ArgumentException();
        return EdgeSet.Contains(new PairValueImplementation<T>(v1, v2));
    }

    //Computes the degree of the specified vertex
    public override int Degree(T vertex)
    {
        if (vertex == null)
            throw new ArgumentNullException();
        if (!VertexSet.Contains(vertex))
            throw new ArgumentException();
        return InDegree(vertex) + OutDegree(vertex);
    }

    //Deletes the edge starting from v1 and ending in v2, if existing Returns true on
    success
    public override bool DeleteEdge(T v1, T v2)
    {
        if (v1 == null || v2 == null)
            throw new ArgumentNullException();
        IPairValue<T> pair = new PairValueImplementation<T>(v1, v2);
        if (EdgeSet.Contains(pair))
        {
            EdgeSet.Remove(pair);
            Weights.Remove(pair);
            return true;
        }
        return false;
    }

    //Returns the weight of the edge starting from v1 and ending in v2
    public override K GetWeight(T v1, T v2)
    {
        if (v1 == null || v2 == null)
            throw new ArgumentNullException();
        IPairValue<T> pair = new PairValueImplementation<T>(v1, v2);
        if (!Weights.ContainsKey(pair))
            throw new ArgumentException();
        return Weights[pair];
    }

    //Computes the ingoing degree of the specified vertex
    public override int InDegree(T vertex)
    {
        if (vertex == null)
            throw new ArgumentNullException();
        if (!VertexSet.Contains(vertex))
            throw new ArgumentException();
        int counter = 0;
        foreach (var pair in EdgeSet)
            if (pair.GetSecond().Equals(vertex))
                counter++;
        return counter;
    }
}
```



```
//Computes the outgoing degree of the specified vertex
public override int OutDegree(T vertex)
{
    if (vertex == null)
        throw new ArgumentNullException();
    if (!VertexSet.Contains(vertex))
        throw new ArgumentException();
    int counter = 0;
    foreach (var pair in EdgeSet)
        if (pair.GetFirst().Equals(vertex))
            counter++;
    return counter;
}
}
```

קובץ – Pair:

```
using System;

namespace GraphLibrary
{
    // interface to simple data structure - contain a pair of vertices
    public class PairValueImplementation<T> : IPairValue<T>
    {
        private readonly T _t1; //first vertex
        private readonly T _t2; //second vetex

        //init
        public PairValueImplementation(T t1, T t2)
        {
            if (t1 == null || t2 == null)
                throw new ArgumentNullException();
            if (t1.GetType() != t2.GetType())
                throw new AccessViolationException();
            _t1 = t1;
            _t2 = t2;
        }

        //Returns true if givin value is stored in the data structure
        public bool Contains(T value)
        {
            return value.Equals(_t1) || value.Equals(_t2);
        }

        //Returns the first vertex
        public T GetFirst()
        {
            return _t1;
        }

        //Returns the second vertex
        public T GetSecond()
        {
            return _t2;
        }

        public override bool Equals(object obj)
        {

```



```

        if (obj == null || obj.GetType() != typeof(PairValueImplementation<T>))
            return false;
        PairValueImplementation<T> casted = (PairValueImplementation<T>)obj;
        return casted._t1.Equals(_t1) && casted._t2.Equals(_t2);
    }

    //returns the hash of t1 +t2
    public override int GetHashCode()
    {
        return _t1.GetHashCode() + _t2.GetHashCode();
    }
}

using System;
using System.Collections.Generic;
using System.Text;
using GraphLibrary;
using System.Linq;
static class Constants
{
    public const double SigmoidAPara = 1;
}

namespace NeuralNetworkLibrary
{
    public class NeuralNetwork : INeuralNetwork
    {
        private DirectedGraph<string, double> DGraph;
        private double[][][] weights;
        private double[][] layes;

        //Constructor
        //1) dGraph - a Directed Graph that will represent the NN
        //2) layerCount - an array in length of the number of layers in the NN/ the graph
        //    each sell will contain the number of activations
        public NeuralNetwork(DirectedGraph<string, double> dGraph, int[] layerCount)
        {
            this.DGraph = dGraph;
            this.initMatrixes(layerCount);
        }

        //Update the NN same as constactor
        //1) dGraph - a Directed Graph that will represent the NN
        //2) layerCount - an array in length of the number of layers in the NN/ the graph
        //
        public void UpdateNeuralNetwork(DirectedGraph<string, double> dGraph, int[]
layerCount)
        {
            this.DGraph = dGraph;
            this.initMatrixes(layerCount);
        }

        //init the matrixes
        // init the weights metrix and the layes metrix that contain the activations
        //1) layerCount - an array in length of the number of layers in the NN/ the graph
        private void initMatrixes(int[] layerCount)

```



```
{
    if (layerCount == null)
        throw new ArgumentException();
    this.initActivationsMetrix(layerCount);
    this.initWeightsMetrix();
}

//init the layes metrix that contain the activations
//1) layerCount - an array in length of the number of layers in the NN/ the graph
private void initActivationsMetrix(int[] layerCount)
{
    if (layerCount == null)
        throw new ArgumentNullException();
    this.layes = new double[layerCount.Length][];
    for (int i = 0; i < layerCount.Length; i++)
    {
        this.layes[i] = new double[layerCount[i]];
    }
}

//init the weights metrix
private void initWeightsMetrix()
{
    this.weights = new double[this.layes.Length - 1][][];
    for (int i = 0; i < this.weights.Length; i++)
    {
        this.weights[i] = new double[this.layes[i + 1].Length][];
        for (int j = 0; j < this.weights[i].Length; j++)
        {
            this.weights[i][j] = new double[this.layes[i].Length];
        }
    }
    List<IPairValue<string>> EdgeSet = this.DGraph.GetEdgeSet().ToList();
    IPairValue<string> edge;
    int indexWeight = 0;
    for (int i = 0; i < this.weights.Length; i++)
    {
        for (int j = 0; j < this.weights[i].Length; j++)
        {
            for (int k = 0; k < this.weights[i][j].Length; k++)
            {
                edge = EdgeSet[indexWeight++];
                this.weights[i][j][k] = this.DGraph.GetWeight(edge.GetFirst(),
edge.GetSecond());
            }
        }
    }
}

//return the output from the all NN with a given input
//1)inputs - an array if doubles that contain the givin inputs
public int NextMove(double[] inputs)
{
    Input(inputs);
    FeedForward();
    return Output();
}
```



```

//Input
//place the inputs in the first layer of the activations (the inputs ones)
private void Input(double[] inputs)
{
    for (int i = 0; i < inputs.Length; i++)
    {
        this.layes[0][i] = SigmoidInputFunction(inputs[i]);
        // this.layes[0][i] = (inputs[i]);
    }
}

//Output
//return the number of the output node
private int Output()
{
    int maxIndex = 0;
    for (int i = 0; i < this.layes[this.layes.Length - 1].Length; i++)
    {
        if (this.layes[this.layes.Length - 1][i] > this.layes[this.layes.Length -
1][maxIndex])
            maxIndex = i;
    }
    return maxIndex;
}

//the math function for Sigmoid Funticon
//the function gaets a nubmer and return its value after the sigmoid funtion
//  $f(x) = 1/(1+e^{(-a*x)})$  ; a = Constants.SigmoidAPara
//1)x - a double number that contain the x value
private double SigmoidFunction(double x)
{
    double ret = 1 / (1 + Math.Pow(Math.E, (-1 * Constants.SigmoidAPara *
(x+2))));
    return ret;
}

private double SigmoidInputFunction(double x)
{
    double ret = 1 / (1 + Math.Pow(Math.E, (-1 * Constants.SigmoidAPara * (x-
25))));
    return ret;
}

// mul the weight metrix with the activations
//saves the answer in the next layer
private void WeightsMulActivation(double[][] curr_weights, double[] SrcLayer,
double[] DesLayer)
{
    for (int i = 0; i < curr_weights.Length; i++)
    {
        for (int j = 0; j < curr_weights[i].Length; j++)
        {
            DesLayer[i] += curr_weights[i][j] * SrcLayer[j];
        }
        DesLayer[i] = SigmoidFunction(DesLayer[i]);
        //DesLayer[i] = (DesLayer[i]);
    }
}

```



```
}

//feed the input forward in the inputs to the output layer
private void FeedForward()
{
    for (int i = 0; i < this.weights.Length; i++)
    {
        WeightsMulActivation(this.weights[i], this.layes[i], this.layes[i + 1]);
    }
}

//print the metrixes
public void PrintMetrix()
{
    for (int i = 0; i < this.layes.Length; i++)
    {
        Console.WriteLine("Layer:" + i);
        for (int j = 0; j < this.layes[i].Length; j++)
        {
            Console.Write(this.layes[i][j] + ", ");
        }
        Console.WriteLine();
        Console.WriteLine();
    }
    Console.WriteLine();
    for (int i = 0; i < this.weights.Length; i++)
    {
        Console.WriteLine("Layer:" + i);
        for (int j = 0; j < this.weights[i].Length; j++)
        {
            Console.WriteLine();
            for (int k = 0; k < this.weights[i][j].Length; k++)
            {
                Console.Write(this.weights[i][j][k] + ", ");
            }
        }
        Console.WriteLine();
        Console.WriteLine();
    }
}
}
```


:NeuralNetwork

```
using System;
using System.Collections.Generic;
using System.Text;
using GraphLibrary;
using System.Linq;
static class Constants
{
    public const double SigmoidAPara = 1;
}

namespace NeuralNetworkLibrary
{
    public class NeuralNetwork : INeuralNetwork
    {
        private DirectedGraph<string, double> DGraph;
        private double[][][] weights;
        private double[][] layes;

        //Constructor
        //1) dGraph - a Directed Graph that will represent the NN
        //2) layerCount - an array in length of the number of layers in the NN/ the graph
        //    each sell will contain the number of activations
        public NeuralNetwork(DirectedGraph<string, double> dGraph, int[] layerCount)
        {
            this.DGraph = dGraph;
            this.initMatrixes(layerCount);
        }

        //Update the NN same as constactor
        //1) dGraph - a Directed Graph that will represent the NN
        //2) layerCount - an array in length of the number of layers in the NN/ the graph
        //
        public void UpdateNeuralNetwork(DirectedGraph<string, double> dGraph, int[]
layerCount)
        {
            this.DGraph = dGraph;
            this.initMatrixes(layerCount);
        }

        //init the matrixes
        // init the weights metrix and the layes metrix that contain the activations
        //1) layerCount - an array in length of the number of layers in the NN/ the graph
        private void initMatrixes(int[] layerCount)
        {
            if (layerCount == null)
                throw new ArgumentException();
            this.initActivationsMetrix(layerCount);
            this.initWeightsMetrix();
        }
    }
}
```



```
//init the layes metrix that contain the activations
//1) layerCount - an array in length of the number of layers in the NN/ the graph
private void initActivationsMetrix(int[] layerCount)
{
    if (layerCount == null)
        throw new ArgumentNullException();
    this.layes = new double[layerCount.Length][];
    for (int i = 0; i < layerCount.Length; i++)
    {
        this.layes[i] = new double[layerCount[i]];
    }
}

//init the weights metrix
private void initWeightsMetrix()
{
    this.weights = new double[this.layes.Length - 1][][];
    for (int i = 0; i < this.weights.Length; i++)
    {
        this.weights[i] = new double[this.layes[i + 1].Length][];
        for (int j = 0; j < this.weights[i].Length; j++)
        {
            this.weights[i][j] = new double[this.layes[i].Length];
        }
    }
    List<IPairValue<string>> EdgeSet = this.DGraph.GetEdgeSet().ToList();
    IPairValue<string> edge;
    int indexWeight = 0;
    for (int i = 0; i < this.weights.Length; i++)
    {
        for (int j = 0; j < this.weights[i].Length; j++)
        {
            for (int k = 0; k < this.weights[i][j].Length; k++)
            {
                edge = EdgeSet[indexWeight++];
                this.weights[i][j][k] = this.DGraph.GetWeight(edge.GetFirst(),
edge.GetSecond());
            }
        }
    }
}

//return the output from the all NN with a given input
//1)inputs - an array if doubles that contain the givin inputs
public int NextMove(double[] inputs)
{
    Input(inputs);
    FeedForward();
    return Output();
}

//Input
//place the inputs in the first layer of the activations (the inputs ones)
private void Input(double[] inputs)
{
    for (int i = 0; i < inputs.Length; i++)
    {

```



```

        this.layes[0][i] = SigmoidInputFunction(inputs[i]);
        // this.layes[0][i] = (inputs[i]);
    }
}

//Output
//return the number of the output node
private int Output()
{
    int maxIndex = 0;
    for (int i = 0; i < this.layes[this.layes.Length - 1].Length; i++)
    {
        if (this.layes[this.layes.Length - 1][i] > this.layes[this.layes.Length -
1][maxIndex])
            maxIndex = i;
    }
    return maxIndex;
}

//the math function for Sigmoid Funciton
//the function gaets a nubmer and return its value after the sigmoid funtion
//  $f(x) = 1/(1+e^{(-a*x)})$  ; a = Constants.SigmoidAPara
//1)x - a double number that caintain the x value
private double SigmoidFunction(double x)
{
    double ret = 1 / (1 + Math.Pow(Math.E, (-1 * Constants.SigmoidAPara *
(x+2))));
    return ret;
}

private double SigmoidInputFunction(double x)
{
    double ret = 1 / (1 + Math.Pow(Math.E, (-1 * Constants.SigmoidAPara * (x-
25))));
    return ret;
}

// mul the weight metrix with the activations
//saves the answer in the next layer
private void WeightsMulActivation(double[][] curr_weights, double[] SrcLayer,
double[] DesLayer)
{
    for (int i = 0; i < curr_weights.Length; i++)
    {
        for (int j = 0; j < curr_weights[i].Length; j++)
        {
            DesLayer[i] += curr_weights[i][j] * SrcLayer[j];
        }
        DesLayer[i] = SigmoidFunction(DesLayer[i]);
        //DesLayer[i] = (DesLayer[i]);
    }
}

//feed the input forward in the inputs to the output layer
private void FeedForward()
{
    for (int i = 0; i < this.weights.Length; i++)

```



```
{
    WeightsMulActivation(this.weights[i], this.layes[i], this.layes[i + 1]);
}

//print the metrixes
public void PrintMetrix()
{
    for (int i = 0; i < this.layes.Length; i++)
    {
        Console.WriteLine("Layer:" + i);
        for (int j = 0; j < this.layes[i].Length; j++)
        {
            Console.Write(this.layes[i][j] + ", ");
        }
        Console.WriteLine();
        Console.WriteLine();
    }
    Console.WriteLine();
    for (int i = 0; i < this.weights.Length; i++)
    {
        Console.WriteLine("Layer:" + i);
        for (int j = 0; j < this.weights[i].Length; j++)
        {
            Console.WriteLine();
            for (int k = 0; k < this.weights[i][j].Length; k++)
            {
                Console.Write(this.weights[i][j][k] + ", ");
            }
        }
        Console.WriteLine();
        Console.WriteLine();
    }
}
}
```

: CarCollider – מאמן

```
using System.Collections;
using System.Collections.Generic;
using UnityEngine;
using UnityEngine.SceneManagement;
using System.IO;
using System;

public class CarCollision : MonoBehaviour
{
    public ArcadeCar check; //the main object - the car

    /// <summary>
    /// This Function Sums all the fitness scores
    /// </summary>
    /// <param name="fileName"> The file name of the file ahtat all the fitness scores are
in</param>
    /// <returns> the sum of the scores</returns>
    double GetFitnessScoreSum(string fileName)
    {
        double SumOfScore = 0;
        using (BinaryReader br = new
BinaryReader(File.Open("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\" + fileName, FileMode.Open)))
        {
            for (int j = 0; j < 50; j++)
            {
                br.ReadInt32();
                SumOfScore += br.ReadDouble();
            }
        }
        Debug.Log("Sum Of FitnessScores: " + SumOfScore);
        return SumOfScore;
    }
}
```

```

}

/// <summary>
/// This function calculates the Probability of each thought to be mutate to the next gen
/// Thought`s Probability = Probability before + (current Fitness / Sum of Futness)
/// </summary>
/// <param name="fileName"></param>
/// <returns> returns an array with all the probebilities for each thought to get picked for next
gen
/// the sum of all probebilities is 1 each Probability is between 0-1</returns>
double[] GetThoughtsProbability(string fileName)
{
    double SumOfScore = GetFitnessScoreSum(fileName);
    double[] ThoughtsProbability = new double[50];
    double SumOfProbability = 0.0;
    double currFit;
    using (BinaryReader br = new
BinaryReader(File.Open("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\" + fileName, FileMode.Open)))
    {
        for (int j = 0; j < 50; j++)
        {
            br.ReadInt32();
            currFit = br.ReadDouble();
            ThoughtsProbability[j] = SumOfProbability + (currFit / SumOfScore);
            SumOfProbability += ThoughtsProbability[j];
        }
    }
    Debug.Log("Thought Probability done");
    for (int i = 0; i < 50; i++)
    {
        Debug.Log("Prob: " + ThoughtsProbability[i]);
    }
    return ThoughtsProbability;
}

```

```
/// <summary>
/// this function doing a Roulette for all the thoughts and get out
/// the thoughts that came out (the Thoughts Probability is based on its fitnessscore)
/// </summary>
/// <param name="fileName"> the file to read the thoughts and calculate the probability with
/// GetThoughtsProbability function</param>
/// <param name="numberOfThoughts"> the number of wanted thoughts to get</param>
/// <returns> an array size of numberOfThoughts the array contains the indexes for the picked
thoughts to be mutated</returns>
int[] ThoughtsRouletteWheelSelection(string fileName, int numberOfThoughts)
{
    System.Random random = new System.Random();
    double[] ThoughtsProbability = GetThoughtsProbability(fileName);
    int[] ThoughtIndexs = new int[numberOfThoughts];
    for (int i = 0; i < numberOfThoughts; i++)
    {
        double target = random.NextDouble();
        for (int j = 0; j < 50; j++)
        {
            if(j == 49)
            {
                if (target >= ThoughtsProbability[j])
                {
                    ThoughtIndexs[i] = j;
                    break;
                }
            }
            else if(target >= ThoughtsProbability[j] && target < ThoughtsProbability[j+1])
            {
                ThoughtIndexs[i] = j;
                break;
            }
        }
    }
    Debug.Log("Roulette has been done");
    return ThoughtIndexs;
}
```

```
}

/// <summary>
/// this function return an array of the indexes of the best thoughts
/// </summary>
/// <param name="NumberOfThoughts"> the number of best thoughts index to return</param>
/// <returns>return an array of the indexes of the best thoughts </returns>
double[] GetWeightsIndex(int NumberOfThoughts)
{
    double[] WeightsIndexs = new double[NumberOfThoughts];
    for (int i = 0; i < NumberOfThoughts; i++)
    {
        WeightsIndexs[i] = -1;
    }
    using (BinaryReader br = new
BinaryReader(File.Open("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\FitnessScores.bin", FileMode.Open)))
    {
        for (int i = 0; i < NumberOfThoughts; i++)
        {
            br.BaseStream.Seek(0, SeekOrigin.Begin);
            double maxScore = -1;
            int maxIndex = -1;
            int tempIndex;
            double tempScore;
            for (int j = 0; j < 50; j++)
            {
                tempIndex = br.ReadInt32();
                tempScore = br.ReadDouble();
                if (tempScore > maxScore)
                {
                    if(Array.IndexOf(WeightsIndexs, (double)tempIndex) < 0)
                    {
                        maxIndex = tempIndex;
                        maxScore = tempScore;
                    }
                }
            }
        }
    }
}
```




```

    }
}
WeightsIndexs[i] = (double)maxIndex;
}
}
return WeightsIndexs;
}

```

```

/// <summary>
/// this function reads from the weights file the strongers thoughts
/// </summary>
/// <param name="NumberOfThoughts">the number of best thoughts index to return</param>
/// <returns> a pointer(array) to array of pointer ([[]]) that each array in the array of arrays
contain an array of wegiths </returns>
double[][] GetStrongest(int NumberOfThoughts)
{
    double[][] RetWeights = new double[NumberOfThoughts][];
    for (int i = 0; i < NumberOfThoughts; i++)
    {
        RetWeights[i] = new double[48];
    }
    double[] WeightsIndexes = GetWeightsIndex(NumberOfThoughts);
    using (BinaryReader br = new
BinaryReader(File.Open("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\Weights.bin", FileMode.Open)))
    {
        for (int i = 0; i < NumberOfThoughts; i++)
        {
            br.BaseStream.Seek(0, SeekOrigin.Begin);
            // 2.
            // Important variables:
            int length = (int)br.BaseStream.Length;
            int pos = 50000;
            int required = 2000;
            int count = 0;
            int currIndex = 0;

```



```
// 3.
// Seek the required index.
//br.BaseStream.Seek(pos, SeekOrigin.Begin);
currIndex = br.ReadInt32();
while (currIndex != WeightsIndexes[i])
{
    br.BaseStream.Seek(48 * sizeof(double), SeekOrigin.Current);
    currIndex = br.ReadInt32();
}
// 4.
// Slow loop through the bytes.
string wet = "";
for (int k = 0; k < 48; k++)
{
    RetWeights[i][k] = br.ReadDouble();
    wet += RetWeights[i][k].ToString() + ", ";
}
Debug.Log(i + " S Weights: " + wet);
}
}
return RetWeights;
}

/// <summary>
/// this function copy the best thought to the new gen
/// </summary>
/// <param name="fileName">the file to write into</param>
/// <param name="numberOfBestThoughts">the number of best thought to copy</param>
void CopyBestThoughtsToNewGen(string fileName, int numberOfBestThoughts)
{
    BinaryWriter bw;
    FileStream fs;
    double[][] weights = GetStrongest(numberOfBestThoughts);
    try
    {
```

```
fs = new FileStream("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\" + fileName, FileMode.Create);
bw = new BinaryWriter(fs);
}
catch (IOException exe)
{
    Console.WriteLine(exe.Message + "\\Cannot open file");
    return;
}
string wet = "";
for (int j = 0; j < numberOfBestThoughts; j++)
{
    bw.Write(j);
    for (int i = 0; i < 48; i++)
    {
        wet += weights[j][i].ToString() + ", ";
        bw.Write(weights[j][i]);
    }
    Console.WriteLine("Write to next gen: " + wet);
}
bw.Close();
fs.Close();
}

/// <summary>
/// this function creates and copt new random weights to the new gen
/// </summary>
/// <param name="fileName">the file to write into</param>
/// <param name="startIndex">the start index of the new thoughts</param>
/// <param name="NewThoughts">the number of new random thoughts wanted</param>
void CopyCreateRandThoughtToNewGen(string fileName, int startIndex, int NewThoughts)
{
    BinaryWriter bw;
    FileStream fs;
    try
    {
```

```

        fs = new FileStream("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\" + fileName, FileMode.Create);
        bw = new BinaryWriter(fs);
    }
    catch (IOException exe)
    {
        Console.WriteLine(exe.Message + "\\Cannot open file");
        return;
    }
    System.Random rnd = new System.Random();
    double[] weights = new double[48];
    string wet = "";
    for (int j = startIndex; j < startIndex+NewThoughts; j++)
    {
        bw.Write(j);
        for (int i = 0; i < 48; i++)
        {
            weights[i] = rnd.Next(-11, 11);
            wet += weights[i].ToString() + ", ";
            bw.Write(weights[i]);
        }
        Console.WriteLine("Write to next gen: " + wet);
    }
    bw.Close();
    fs.Close();
}

```

```

/// <summary>
/// gets a thought out of a file by its index
/// </summary>
/// <param name="fileName"> the fiel to search in</param>
/// <param name="ThoughtIndex"> the index of the </param>
/// <returns></returns>
double[] GetThoughtFromFile(string fileName, int ThoughtIndex)
{
    double[] weights = new double[48];

```

```

using (BinaryReader br = new
BinaryReader(File.Open("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\" + fileName, FileMode.Open)))
{
    // 2.
    // Important variables:
    int length = (int)br.BaseStream.Length;
    int pos = 50000;
    int required = 2000;
    int count = 0;
    int currIndex = 0;
    // 3.
    // Seek the required index.
    //br.BaseStream.Seek(pos, SeekOrigin.Begin);
    currIndex = br.ReadInt32();
    while (currIndex != ThoughtIndex)
    {
        br.BaseStream.Seek(48 * sizeof(double), SeekOrigin.Current);
        currIndex = br.ReadInt32();
    }
    // 4.
    // Slow loop through the bytes.
    string wet = "";
    for (int i = 0; i < 48; i++)
    {
        weights[i] = br.ReadDouble();
        wet += weights[i].ToString() + ", ";
    }
    Debug.Log("Thought Returnd for CreateOffspringFrom2Perents is: " + wet);
}
return weights;
}

/// <summary>
/// this function craetes two offsprings from two parents and put then in aa metrix
/// </summary>

```

```

/// <param name="fileName">the file that contain all the weights</param>
/// <param name="Perent1Index">index of first perent</param>
/// <param name="Perent2Index">index of second perent</param>
/// <returns> a matrix in a size of 2*48 - 2 offsprings that their size is 48 numbers
(weights)</returns>
double[][] CreateOffspringFrom2Perents(string fileName, int Perent1Index, int Perent2Index)
{
    int iSwitch;
    System.Random rand = new System.Random();
    double[][] Perents = new double[2][];
    Perents[0] = GetThoughtFromFile(fileName, Perent1Index);
    Perents[1] = GetThoughtFromFile(fileName, Perent2Index);
    for (int i = 0; i < 48; i++)
    {
        iSwitch = rand.Next(2);
        if (iSwitch == 1)
        {
            Perents[0][i] += Perents[1][i];
            Perents[1][i] = Perents[0][i] - Perents[1][i];
            Perents[0][i] -= Perents[1][i];
        }
    }
    return Perents;
}

/// <summary>
/// this function writes weights in to a file
/// </summary>
/// <param name="fileName">the file to write into</param>
/// <param name="existThoughts">number of already existing thoughts in the file</param>
/// <param name="ThoughtsToWrite"> number of thoughts given</param>
/// <param name="Weights">a matrix that contain the new thoughts</param>
void WriteWeightsToFile(string fileName, int existThoughts, int ThoughtsToWrite, double[][]
Weights)
{
    BinaryWriter bw;

```

```

FileStream fs;
try
{
    fs = new FileStream("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\" + fileName, FileMode.Create);
    bw = new BinaryWriter(fs);
}
catch (IOException exe)
{
    Console.WriteLine(exe.Message + "\\Cannot open file");
    return;
}
System.Random rnd = new System.Random();
string wet = "";
for (int j = 0; j < ThoughtsToWrite; j++)
{
    bw.Write(j + exsistThoughts);
    for (int i = 0; i < 48; i++)
    {
        wet += Weights[j][i].ToString() + ", ";
        bw.Write(Weights[j][i]);
    }
    Console.WriteLine("index: " + j + " | Write to next gen: " + wet);
}
bw.Close();
fs.Close();
}

/// <summary>
/// this function uses CreateOffspringFrom2Perents, WriteWeightsToFile,
ThoughtsRouletteWheelSelection
/// to do the selection, muration, and next get part of GA
/// </summary>
/// <param name="FitFileName">the file name that contains all the fit scores of the
thouvhts</param>
/// <param name="weightFile">the file name that contain all the old gen weights</param>

```

```
/// <param name="ToWriteFile">the name of the file that will contain the new gen
weights</param>
/// <param name="existThoughts">already existing thoughts in the new gen</param>
void CreateOffspringAndWriteToFile(string FitFileName, string weightFile, string
ToWriteFile, int existThoughts)
{
    int[] ParentsIndex = ThoughtsRouletteWheelSelection(FitFileName, (50 - existThoughts));
    for (int i = 0; i < ParentsIndex.Length; i+=2)
    {
        double[][] Offsprings = CreateOffspringFrom2Parents(weightFile, ParentsIndex[i],
ParentsIndex[i+1]);
        WriteWeightsToFile(ToWriteFile, existThoughts + i, 2, Offsprings);
    }
}

/// <summary>
/// this function creates and writes into file the new gen thoughts
/// </summary>
/// <param name="ToWriteFile">the name of the file to write the new gen</param>
/// <param name="ToReadFile"> the name of the file to read the old gen</param>
/// <param name="numOfBestThoughts">number of best thoughts to pass to new
gen</param>
/// <param name="numOfRandThought">number of random thoughts to pass to new
gen</param>
void WriteNewThoughtsToNextGen(string ToWriteFile, string ToReadFile, int
numOfBestThoughts, int numOfRandThought)
{
    WriteBestThoughtSession("BestOfEachGen.bin");
    CopyBestThoughtsToNewGen(ToWriteFile, numOfBestThoughts); //1
    CopyCreateRandThoughtToNewGen(ToWriteFile, numOfBestThoughts,
numOfRandThought); //3
    CreateOffspringAndWriteToFile("FitnessScores.bin", ToReadFile, ToWriteFile,
numOfBestThoughts + numOfRandThought);
}

/// <summary>
```


/// this funtion writes the best thought from the old gen to a file that will ocntain all hte best of each gen

```
/// </summary>
/// <param name="fileName">ht ename of the file that will ocntain all hte best of each gen
</param>
void WriteBestThoughtSession(string fileName)
{
    int CurrGen;
    using (BinaryReader br = new
BinaryReader(File.Open("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\CurrGenNumber.bin", FileMode.Open)))
    {
        // 2.
        // Important variables:
        // 3.
        // Seek the required index.
        //br.BaseStream.Seek(pos, SeekOrigin.Begin);
        CurrGen = br.ReadInt32();
    }
    BinaryWriter bw;
    FileStream fs;
    try
    {
        fs = new FileStream("C:\\Users\\yotam\\Desktop\\ArcadeCarPhysics-
master\\Assets\\Scripts\\" + fileName, FileMode.Create);
        bw = new BinaryWriter(fs);
    }
    catch (IOException exe)
    {
        Console.WriteLine(exe.Message + "\\Cannot open file");
        return;
    }
    double[][] weights = GetStrongest(1);
    string wet = "";
    CurrGen++;
    bw.Write(CurrGen);
```

```
for (int i = 0; i < 48; i++)
{
    wet += weights[0][i].ToString() + ", ";
    bw.Write(weights[0][i]);
}
Console.WriteLine("Write to next gen: " + wet);
bw.Close();
fs.Close();
}
```

```
//called when ther is a Collision with the car hitbox
//gets - collisioninfo - the Collision information
void OnCollisionEnter(Collision collisioninfo)
{
    //checks if the Collision accured with a Barrier
    if (collisioninfo.collider.tag == "Barrier")
    {
        //print and log the collision basic info
        //Debug.Log("Crash in: " + collisioninfo.collider.name);
        //disable the car
        //movement.enabled = false;
        //restart spot
        //movement.transform.position = new Vector3((float)-178.59, (float)2.6, (float)162.12);
        //movement.transform.eulerAngles = new Vector3((float)0, (float)0, (float)0);
        //restart game
        if (!collisioninfo.collider.name.Equals("Barrier (11)") &&
!collisioninfo.collider.name.Equals("Barrier (27)"))
        {
            check.SetWeightSetIndex(check.GetWeightSetIndex() + 1);
            Debug.Log("index: " + check.GetWeightSetIndex().ToString());
            if (check.GetWeightSetIndex() <= 49)
                SceneManager.LoadScene("SandBox");
            else
            {
                WriteNewThoughtsToNextGen("TempData.bin", "Weights.bin", 1, 3);
                check.enabled = false;
            }
        }
    }
}
```



```
    }  
  }  
  else if(collisioninfo.collider.name.Equals("Barrier (158)"))  
  {  
    check.SetNextMove("left");  
  }  
  else  
  {  
    check.SetNextMove("right");  
  }  
}  
}  
}
```