# זיהוי תוכנות זדוניות על פי הצגה בינארית

מגיש: אסף הראל

326191442 :ת"ז

מורה: גד לידרור

בית הספר: תיכונט



# תוכן עניינים

3	מבוא
3	רקע לפרויקט
4	
6	כיצד זיהוי בעזרת הצגה בינארית פותר את החסרונות של אנטי-וירוס מסורתי?
6	קשיים עם ההצגה הבינארית במהלך העבודה
7	אתגרים מרכזיים
7	SOINN – Self Organizing Incremental Neural Network
8	הפתרון לאתגר
9	מבנה המודל
10	מבנה הפרויקט
10	איסוף הנתונים
11	הכנה וניתוח הנתונים
13	בניית המודל
15	#1 איטרציה
16	
18	8#
19	44 איטרציה 44
20	סיכום שלב האימון
20	פונקציית השגיאה (CCE) Categorial Cross Entropy)
	פונקציית השגיאה (SCCE) Sparse Categorial Cross Entropy)
	ייעול התכנסות (Optimization – (Optimization)
	התמודדות עם הטיה ושונות
	Local Response Normalization
	 UML של היישום
	ספריית PyQt5
25	מדריך למפתח
25	הצגה בינארית
25	מבנה הפרויקט:
	:color.py
	:hilbert.py
	:progress.py
	:utils.py
36	:converter.py
38	:binvis.py
42	 הפרויקט הסופי
42	
43	:utils.py
49	:test_model.py
50	:арр.ру
53	מדריך למשתמש
53	התקנה
	תרשים מסכים
56	רפלקציה
57	ביבליוגרפיה



# מבוא

# רקע לפרויקט

במשך השנים אנו הופכים ליותר ויותר תלויים בטכנולוגיה ודבר זה פותח חלון לאנשים בעלי כוונות זדוניות לנצל זאת וליצור תוכנות זדוניות (וירוסים) שיפגעו במחשבים שלנו ויגנבו מאיתנו מידע. כיום יש הרבה תוכנות "אנטי-וירוס" שמטרתן לזהות תוכנות זדוניות שהוחדרו למחשב אך גם אותן האקרים מצליחים לעקוף בכך שהם יוצרים תוכנה זדונית שונה מאוד מהתוכנות הקיימות.

מטרת הפרויקט היא לענות על הצורך לתוכנת אנטי-וירוס שמסוגלת לזהות גם תוכנות זדוניות חדשות שעוד לא נראו בעולם.

הזיהוי נעשה בעזרת רשת נוירונים שלוקחת קבצי executable) exe), הופכת אותם לתמונה בעזרת ייצוג בינארי, מתמצתת מהם את התכונות החשובות ומזהה האם הם תוכנה זדונית או לא.

המוצר העתידי יהיה תוכנת אנטי-וירוס שתסרוק את כל קבצי ה-exe במחשב, תעבד את הקובץ ותכניס את ייצוגו הבינארי לתוך המכונה ותקפיץ התראה למשתמש אם קובץ נמצא כחשוד.

קהל היעד של הפרויקט הוא כל אחד, בין אדם פרטי לחברה גדולה.

בעולם של היום יש מעל 2 מיליארד מחשבים שנעים בין מחשב פרטי של קופאית בסופר לשרתים הענקיים של גוגל וכל אחד מהם חשוף לאימתני ההאקרים והתוכנות הזדוניות על בסיס יומי, למען האמת, 30% מהמחשבים בארצות הברית ו-57% מהמחשבים בדרום קוריאה "נדבקו" בתוכנות וירוסים (ואלו כמובן רק המחשבים שמצאו בהם).

אני בחרתי לחקור את הנושא הזה מכיוון שאני חושב שכל התחום של האנטי-וירוסים נשאר קבוע כבר הרבה מאוד שנים ואין זה יותר ממתבקש שככל שהטכנולוגיה מתקדמת וההאקרים מתקדמים גם ככה ההגנות עלינו המשתמשים יתקדמו.



# תהליך המחקר

פונקציית hash (גיבוב) – פונקציה שלוקחת פיסת מידע, ומוציאה פלט באורך קבוע הייחודי רק לה. **טבלת hash** – מבנה נתונים מילוני (מבנה של "מפתח-ערך") שמשתמשים בפלט של פונקציית ה-hash בתור המפתח שלו ועל פי זה מקבלים מזהה ייחודי לכל פיסת מידע

#### דוגמה ל-hash:

€ נבצע פונקציית hash לכל הטקסט שכתוב בעמוד הקודם hash נבצע פונקציית hash לכל הטקסט שכתוב בעמוד הקודם fhac56 מסוג sha256 מסוג fr9ff06cba15ed7d0750b3d0258125cbd328bb03369a1cc4f43b009453554c6bf"

כמו שאפשר לראות, פונקציית ה-hash הפכה עמוד שלם למחרוזת של 64 תווים.

#### תחילה חקרתי כיצד האנטי-וירוס המסורתי עובד:

לתוכנה יש מאגר גדול מאוד של מזהים שהתקבלו על ידי הפעלת פונקציית ה-hash על תוכנות זדוניות קיימות שאותם מצליבים עם מזהה של קובץ על המחשב ובודקים אם הוא במאגר.

# <u>החסרונות בדרך הפעולה הנו</u>כחית

אם תוכנת האנטי-וירוס נתקלת בתוכנה זדונית שונה ממה שקיים במאגר שלה אז היא לא תזהה אותו, מכאן שאם האקר יהיה מתוחכם ויצירתי מספיק הוא יוכל לעקוף את ההגנות של המחשב.

קבצי הרצה (exe) – קובץ המורכב מפקודות מכונה (הוראות ישירות למעבד של המחשב) שתורגמו מקוד של תוכנית, כל התוכנות על המחשב הם מסוג exe.

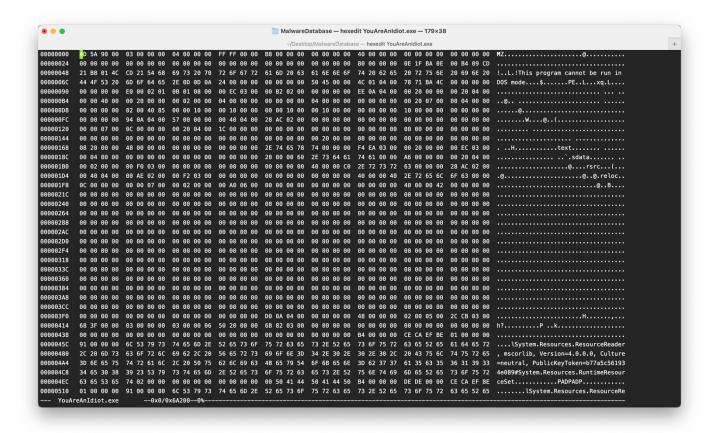
**הצגה בינארית –** הצגה של קובץ בתור תמונה, הקוד שעושה זאת מחלק 5 טווחי מספרים בינאריים לצבעים שונים:

- 1. 0x00 שחור
  - 2. low ירוק
- 3. ascii -3
- high .4 אדום
  - 0xff .5 לבן

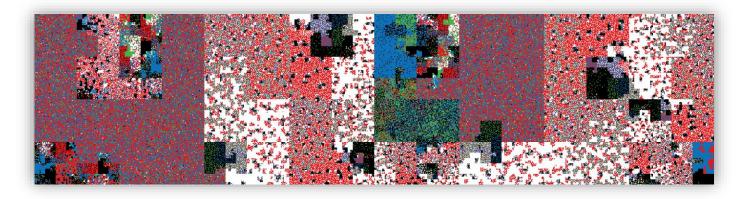


#### דוגמה להצגה בינארית:

#### חלק מהערכים הבינאריים של קובץ וירוס



### <u>ההצגה הבינארית שלו</u>





# כיצד זיהוי בעזרת הצגה בינארית פותר את החסרונות של אנטי-וירוס מסורתי?

בעזרת הצגה בינארית אפשר להמיר את כל קבצי ההרצה (exe) לתמונות PNG וליצור מכונה שתלמד לזהות תוכנות זדוניות תוכנות זדוניות ועל פי <u>מחקר שנערך באנגליה,</u> מכונות מסוג זה מצליחות לזהות תוכנות זדוניות שעוד לא נראו במאגרים של האנטי-וירוסים הרגילים ועם תוצאות יותר טובות מהאנטי-וירוסים הרגילים.

# קשיים עם ההצגה הבינארית במהלך העבודה

את האלגוריתם של ההצגה הבינארית לקחתי מהאתר <u>binvis.io</u> מכיוון שבמחקר שעבדתי על פיו צוין שזה האתר שהם השתמשו בו כדי להמיר את הוירוסים לתמונות אך מכיוון שהמאגר שלי כולל 858 קבצים רציתי למצוא דרך יעילה יותר להמיר את התמונות ונתקלתי בחשבון הגיטהאב של יוצר האתר ובו repository עם הקוד להמרת התמונות.

הבעיה בקוד של היוצר הוא שהוא לא עודכן מאז 2015 ולכן גרסת ה-python שלו לא הייתה עדכנית (2.7) וחלקים בקוד היו חסרים ולכן הייתי צריך לשכתב את רוב הקוד מחדש על מנת שיתאים לגרסה (2.7) החדשה של python ולהוסיף חלקים שהיו חסרים, תוכלו לראות את התוצאה כאן ואת מבנה הקוד כאן.



#### אתגרים מרכזיים

בעיה המרכזית איתה אני צפוי להתמודד היא החוסר בנתונים, לצערי בניגוד לרוב הדברים באינטרנט, תוכנות זדוניות פעילות הן משהו שאנשים לא אוהבים לשתף במאגרים גדולים ולכן הייתי צריך ללקט ממאגרים שונים, הגדולים ביותר הם מאגר של משתמש גיטהאב בשם Vichingo455 ושל משתמש גיטהאב בשם Endermanch, בסך הכל קיימים במאגר שלי 218 תוכנות זדוניות ואת שאר המאגר מרכיבים תוכנות רגילות שקיימות על המחשב שלי.

האתגר העיקרי שנובע מכך הוא החשש בפגיעה באיכות הלמידה ובתוצאות המודל וזה ישפיע על בחירת המודל מתאים.

בעיה נוספת היא שהמאמר שבחרתי לעבוד על פיו לקה בחסר בכל מה שקשור למודל בו הם ישתמשו, Celf-Organizing Incremental Neural Network) און מציון שמו – Self-Organizing Incremental Neural Network) unsupervised learning

output ושם במאגר נתונים מקוטלג, שבשלב האימון המודל משתמש במאגר נתונים מקוטלג, והשמע, לכל input (למשל תמונות של חיות) יש את ה-output שהמכונה אמורה להוציא (למשל שם החיה).

o – Unsupervised Learning – סוג למידת מכונה שבשונה מ-supervised learning, מאגר הנתונים בו משתמש המודל ללמידה אינו מקוטלג והמודל יוצר את ההפרדה והקטלוג לבד (לדוגמה KNN), חסרונות עיקריים הם הסיבוך של רשת כזו שבדרך כלל יותר מסובכת מרשת מסוג supervised והצורך במאגרי מידע גדולים יותר לשלב הלמידה.

#### **SOINN – Self Organizing Incremental Neural Network**

רשת זאת היא מסוג unsupervised learning, שמה שמייחד אותה הוא שלא צריך לקבוע מראש את מסוג מחלת להתאים ולסדר את עצמה על פי הנתונים שהיא מקבלת.

בנוסף ישנה עוד בעיה שאיתה אני צפוי להתמודד במהלך הפרויקט, והיא הורדת התוכנות הזדוניות הפעילות על המחשב האישי שלי מכיוון שהן יכולות לפגוע בו.



# הפתרון לאתגר

בשל החוסר בנתונים למהלך הלמידה של המודל וחוסר התיעוד והסיבוך של הרשת בה רציתי להשתמש, החלטתי לבחור רשת אחרת שהדרישות שלי ממנה הם:

- 1. רשת בעלת תיעוד רחב באינטרנט על מנת שמהלך המחקר יהיה יותר מהיר ונוח.
  - 2. רשת שמסוגלת להנפיק תוצאות טובות גם עם חוסר בנתונים.

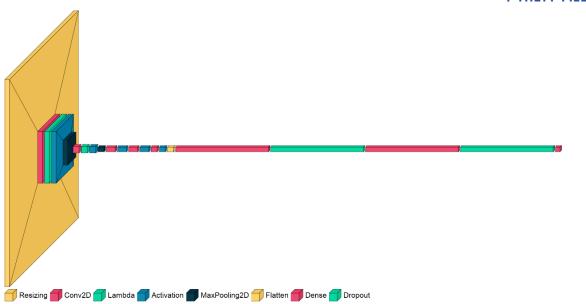
הרשת שעל פי מחקר בגוגל עונה על דרישותיי היא רשת הקונבולוציה המפורסמת, "AlexNet"

ImageNet Large הרשת נוצרה על ידי בחור בשם אלכס קריז׳בסקי שהתחרה בתחרות " AlexNet – AlexNet הרשת עצמה כיעילה ובעלת תוצאות "Scale Visual Recognition Challenge", הרשת שלו הוכיחה את עצמה כיעילה ובעלת תוצאות מעולות בשל הארכיטקטורה שלה, שכן מחקרו הראה שהורדה של אפילו שכבה אחת מהרשת פוגעת בתוצאות בצורה דרסטית.

בנוסף, על מנת לפתור את הבעיה שהתוכנות הזדוניות יכולות להזיק למחשב שלי, הורדתי אותן על מערכת הפעלה וירטואלית מבודדת על המחשב, המרתי שם את כל התוכנות לתמונות ומחקתי את התוכנות מהמחשב.



#### מבנה המודל



מבנה המודל נקלח <u>ממדריך באינטרנט</u> והוא כולל את השכבות הבאות:

- 1. שכבת קונבולוציה בעלת 96 נוירונים
  - 2. שכבת נורמליזציה
  - 3x3 MaxPooling שכבת.3
- 4. שכבת קונבולוציה בעלת 256 נוירונים
  - 5. שכבת נורמליזציה
  - 3x3 MaxPooling שכבת.
- 7. שכבת קונבולוציה בעלת 384 נוירונים
- 8. שכבת קונבולוציה בעלת 384 נוירונים
- 9. שכבת קונבולוציה בעלת 256 נוירונים
  - (Flatten) שכבת שיטוח **.10**
- 11. שכבת Dense בעלת 4096 נוירונים
- 12. שכבת Dense בעלת 4096 נוירונים
- Dense עם אקטיבציית Dense שכבת 13.

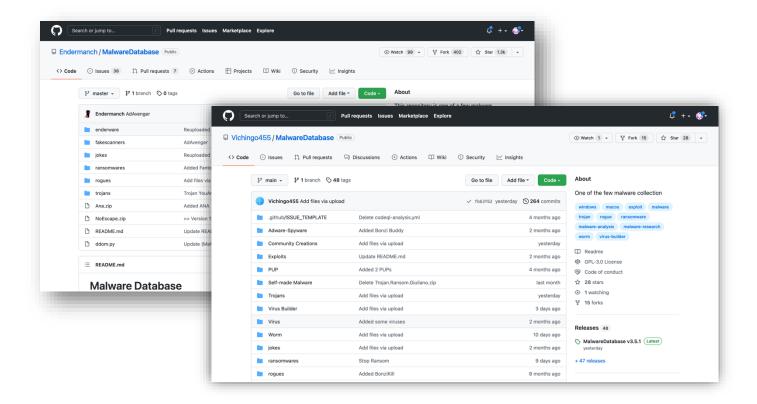


<sup>\*</sup>כל השכבות חוץ מהאחרונה אותחלו בפונקציית האקטיבציה

# מבנה הפרויקט

# איסוף הנתונים

בהמשך להסבר על הנתונים במבוא, את מאגר התוכנות הזדוניות יצרתי משילוב של שני חשבונות גיטהאב שונים - <u>Vichingo455</u> ו-<u>Endermanch</u> על מנת שיהיו לי יותר נתונים ובנוסף להבטיח גיוון ושוני בין התוכנות, שכן הן נוצרו על ידי אנשים שונים בדרכים שונות.



המאגר כלל קבצי exe של תוכנות זדוניות פעילות, משמע, אם בטעות אפתח אחת מהן על המחשב האישי שלי אני עלול להרוס אותו והדרך היחידה להתגבר על כך תהיה לפרמט אותו. בשל החשש הזה הורדתי את התוכנה VMware, תוכנה ליצירת ״מכונות וירטואליות״.

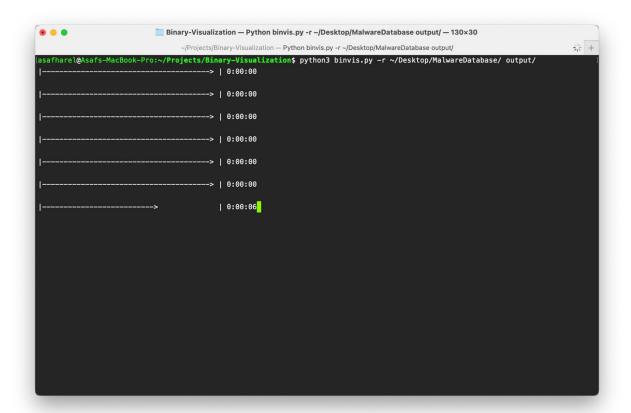
מכונה וירטואלית – מערכת הפעלה אשר מוקצב לה חלק מהמשאבים והזיכרון של המחשב והיא לא יכולה לגשת מחוץ למה שהוקצב לה, בעיקרון זה כמו עוד "מחשב" שרץ על המחשב.

לאחר שפתחתי מכונה וירטואלית יכולתי להוריד את התוכנות ללא דאגה מפגיעה במחשב שלי מכיוון שאם בטעות משהו יקרה, זה יפגע אך ורק במכונה הוירטואלית.



#### הכנה וניתוח הנתונים

לאחר שכל התוכנות ירדו הרצתי את הכלי שפיתחתי <u>להמרת התוכנות לתמונות,</u> ושמתי את כולן בתיקייה שנקראת "malware", השגת התוכנות הרגילות בשביל למידת המודל הייתה הרבה יותר פשוטה, בשביל להשיג את התמונות שלהן פשוט הרצתי את הכלי להמרת התוכנות על כל המחשב שלי וברגע שהכלי ראה קובץ עם סיומת exe הוא המיר אותו לתמונה. את התוכנות הרגילות שמרתי בתיקייה שנקראת "normal".





התמונות שנוצרו הן בגודל של 256x1024 אך מכיוון שהרשת שלי מקבלת תמונות בגודל 224x224 אז cresize אל מתמונות עוברות resize כדי להפוך להיות בגודל 220x220 ואז מקבלות padding של 2x2 כדי להפוך להיות בגודל הנכון.

בנוסף לשינוי הגודל כך שיתאים לרשת, מתבצעת נורמליזציה לערכי ה-RGB של התמונה שיהיו בין 0 ל-1 על מנת להקל על תהליך החישוב ולהפוך אותו למהיר ויעיל יותר.

```
X.append(np.array(Image.open(image_path).resize((220, 220))))

x_train = tf.pad(x_train, [[0, 0], [2, 2], [2, 2], [0, 0]]) / 255
x_test = tf.pad(x_test, [[0, 0], [2, 2], [2, 2], [0, 0]]) / 255
```

על מנת לקטלג את הנתונים לתהליך הלמידה של הרשת על כל תמונה שהתווספה למערך של התמונות X ששמו X התווסף המספר 0 או 1 למערך התוויות Y על פי שם התיקייה ממנה הגיעה התמונה — malware, 1 – normal).

```
CLASS_NAMES = os.listdir(data_path)
classes = {}

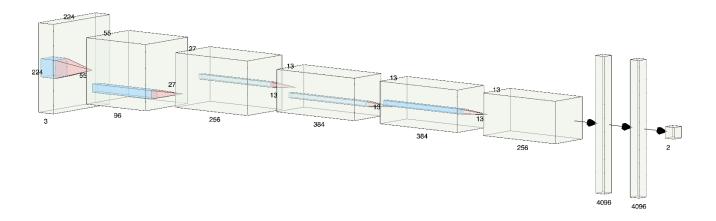
for i in range(len(CLASS_NAMES)):
    classes[CLASS_NAMES[i]] = i

X = []
Y = []
for class_name in CLASS_NAMES:
    for file in os.listdir(path.join(data_path, class_name)):
        if '.png' in file:
             image_path = path.join(data_path, class_name, file)
             X.append(np.array(Image.open(image_path).resize((220, 220))))
             Y.append(classes[class_name])
```



## בניית המודל

מודל ה-AlexNet הוא בעל מבנה קבוע שבו רק השכבה האחרונה (שכבת ה-output) משתנה לפי כמות הפלטים שהרשת אמורה להוציא:



המודל נכתב בספריית TensorFlow ,TensorFlow2.0 היא ספריית קוד פתוח (open-source) שנועדה ללמידת מכונה ולמידה עמוקה, אני בחרתי להשתמש בה בשל התמיכה הרחבה בה ברחבי האינטרנט וקהל המשתמשים הגדול שגורם לה להיות מעודכנת, יעילה ונטולת באגים.

שכבה דחוסה/מחוברת (Dense\Fully connected) – שכבת נוירונים פשוטה, מקבלת את הקלט מהשכבה זו מהשכבה הקודמת מבצעת חלחול קדימה ואחורה מוציאה את הפלט לשכבה הבאה, הסיבה ששכבה זו נקראת "fully connected" היא שבניגוד למשל לשכבת קונבולוציה, כל נוירון בשכבה מחובר לכל נוירון הקודמת והשכבה שאחריו.

שכבת קונבולוציה (Convolution) – שכבה שבדרך כלל משמשת לרשתות של זיהוי תמונות מכיוון שבזיהוי תמונות, ככל שהתמונה גדולה יותר, כך מספר הפרמטרים גדל ודרוש יותר כוח מחשוב ורשת יותר מסובכת כדי להגיע לתוצאות טובות. הקונבולוציה נוצרה כדי להקטין את מספר הפרמטרים משמעותית תוך שמירה על מאפייני התמונה.

שכבת MaxPooling – מעין שכבת מעבר שגם היא נוצרה להקטנת מספר הפרמטרים בשביל להאיץ – את החישוב, להקטין את מספר הקלטים לשכבה הבאה ולשמור על מאפייני הקלט מהשכבות הקודמות.

שכבת שיטוח (Flatten) – כאשר אנחנו רוצים לעבור משכבות קונבולוציה לשכבות fully connected שכבת שיטוח (רגילות אנחנו נשתמש בשכבה זו על מנת לשטח את ממדי הקלט לממד אחד.



# ניתן לראות את סיכום המודל בתמונה הבאה:

Layer (type)	Output Shape	Param #
resizing (Resizing)	(None, 224, 224, 3)	0
conv2d (Conv2D)	(None, 56, 56, 96)	34944
lambda (Lambda)	(None, 56, 56, 96)	0
activation (Activation)	(None, 56, 56, 96)	0
max_pooling2d (MaxPooling2D)	(None, 27, 27, 96)	0
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 7, 7, 256)	614656
lambda_1 (Lambda)	(None, 7, 7, 256)	0
activation_1 (Activation)	(None, 7, 7, 256)	0
max_pooling2d_1 (MaxPooling2	(None, 3, 3, 256)	0
conv2d_2 (Conv2D)	(None, 1, 1, 384)	885120
activation_2 (Activation)	(None, 1, 1, 384)	0
conv2d_3 (Conv2D)	(None, 1, 1, 384)	1327488
activation_3 (Activation)	(None, 1, 1, 384)	0
conv2d_4 (Conv2D)	(None, 1, 1, 256)	884992
activation_4 (Activation)	(None, 1, 1, 256)	0
flatten (Flatten)	(None, 256)	0
dense (Dense)	(None, 4096)	1052672
dropout (Dropout)	(None, 4096)	0
dense_1 (Dense)	(None, 4096)	16781312
dropout_1 (Dropout)	(None, 4096)	0
dense_2 (Dense)	(None, 2)	8194
Total params: 21,589,378 Trainable params: 21,589,378 Non-trainable params: 0		

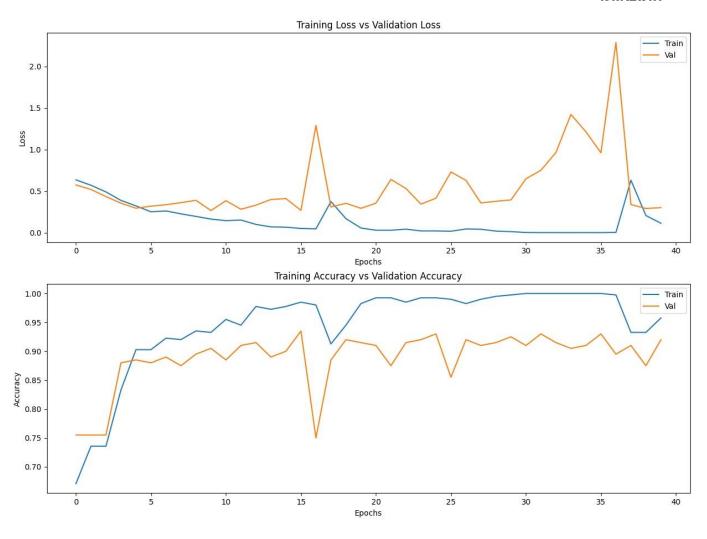


#1 איטרציה

תחילה ניסיתי להריץ את המודל כמו שראיתי שהריצו אותו <u>באתר ממנו לקחתי השראה</u>:

40 – Epochs 64 – Batch Size

#### :התוצאות



[0.3464984893798828, 0.8093385100364685]

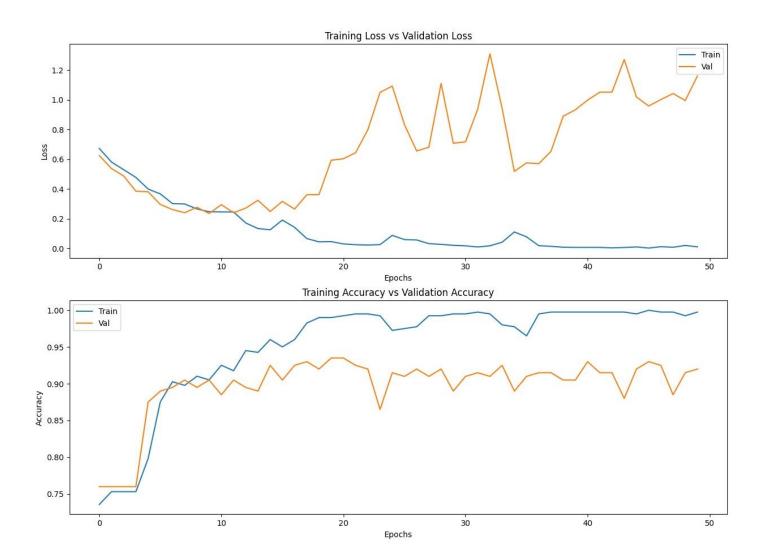
תוצאה: 81 אחוזי הצלחה



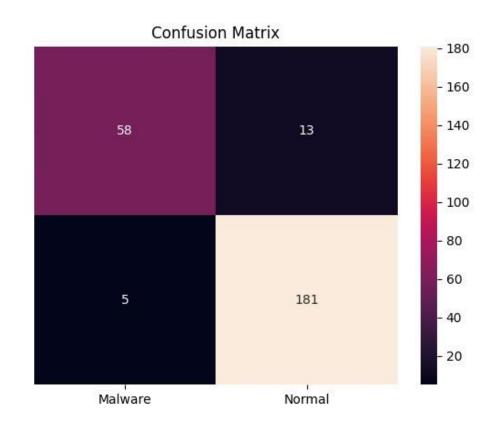
#2 איטרציה

תוכנת אני-וירוס צריכה להיות בעלת אמינות גבוהה ולכן העלתי את מספר ה-epochs על מנת לבדוק אם שינוי זה יוביל לשיפור בביצועי הרשת.

> 50 – Epochs 64 – Batch Size







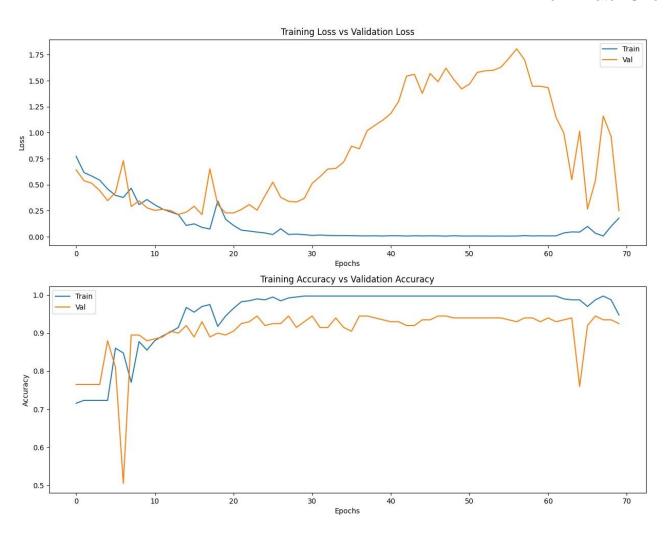
[0.7285164594650269, 0.929961085319519]

תוצאה: 93 אחוזי הצלחה



איטרציה **3#** 93 אחוזי הצלחה זו תוצאה מצוינת אך מתוך סקרנות בדקתי כיצד הרשת תגיד אם אוסיף לה אפילו יותר epochs.

70 – Epochs 64 – Batch Size



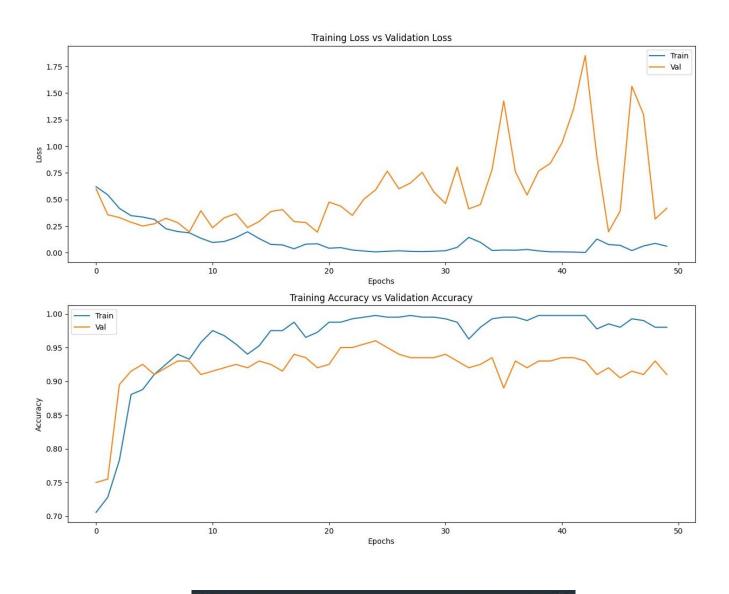
[0.2247806340456009, 0.9182879328727722]

תוצאה: 92 אחוזי הצלחה



איטרציה **44** לאחר שראיתי שבמפתיע מספר כה קטן של רק epochs 50 מנפיק את התוצאות הכי טובות, ניסיתי לראות האם גם הקטנת מספר הקבוצות (ה-Batch Size) תשפיע לטובה על ביצועי הרשת.

50 – Epochs 32 – Batch Size



תוצאה: 93 אחוזי הצלחה



[0.3465675711631775, 0.9260700345039368]

#### סיכום שלב האימון

במפתיע שלב האימון לא לקח הרבה מאוד זמן ואיטרציות ובשניים מתוך ה-4 שביצעתי קיבלתי את התוצאות הטובות ביותר (93% אחוזי הצלחה בזיהוי) אך <u>איטרציה מספר 2</u> הפיקה תוצאות קצת יותר טובות אז בחרתי להשתמש במשקולות שיצאו ממנה.

## ה-hyper paramters של המודל:

- 50  **Epochs** •
- 64 Batch Size •
- Xavier אתחול משקולות
  - Adam ייעול התכנסות
    - ס,0001 קצב הלמידה
- Sparse Categorial Cross Entropy פונקציית שגיאה

# (CCE) Categorial Cross Entropy פונקציית השגיאה

על מנת להבין כיצד פונקציית השגיאה Sparse Categorial Cross Entropy בה השתמשתי למודל עובדת, נצטרך להבין כיצד Categorial Cross Entropy רגילה עובדת.

הפונקציה יעילה מכיוון שכמצופה מפונקציית שגיאה של הרשת, ככל שהחיזוי  $(\hat{y})$  רחוק מהתשובה האמתית (y) פונקציית השגיאה גדלה. פונקציית השגיאה זו משמשת כאשר הרשת צריכה לבצע חיזוי שכולל כמה תוצאות ושהקלט הוא מערכים שנקראים one-hot כאשר בכל תא יש את המספר 0 או 1 למשל, אם הייתה לנו רשת שמזהה בין חתול, לכלב ולשועל ובקלט שלה הייתה התמונה הזו:



ה-Y היה נראה כך [0, 1, 0] שכן ה-1 במקום השני במערך מכיוון שמדובר בכלב ולא בחתול או שועל.

# (SCCE) Sparse Categorial Cross Entropy פונקציית השגיאה

ההבדל היחיד בינה לבין פונקציית ה-Categorial Cross Entropy הרגילה היא שבמקום לעבוד עם one-hots (ב].



החיסרון היחיד של SCCE על CCE הוא שאי אפשר לדעת מה הרשת חשבה על האפשרויות האחרות CCE החיסרון היחיד של SCEE בפלט יהיה משהו בסגנון של [0.02, 0.8, 0.495] וב-SCEE הפלט יהיה פשוט [2] אך מכיוון שדרך זו חוסכת יותר במשאבים ורק התוצאה הגדולה ביותר מעניינת אותי החלטתי להשתמש ב-Sparse Cross Entropy.

#### ייעול התכנסות (Optimization) ייעול התכנסות

ייעול התכנסות שכן ברור מהשם שלו, נועד לייעל ולקצר את זמן הריצה של אימון המודל על מנת לחסוך זמן ומשאבים. Adam משלב בתוכו שני אלגוריתמים של ייעול התכנסות, RMSProp ומומנטום, אל שניהם לא אכנס בפרטי פרטים אך אסביר איך Adam, השילוב של שניהם עובד.

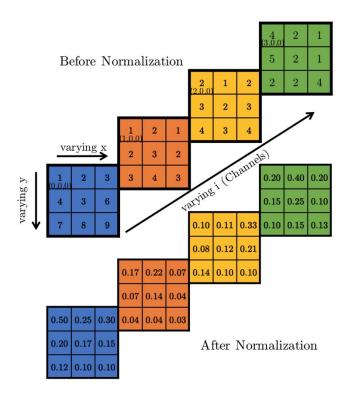
היתרון של Adam הוא שהוא משנה את ה-hyper parameters בזמן אמת, למשל, את קצב הלמידה היתרון של שמתקרבים למינימום בפונקציית ה-gradient decent על מנת להתכנס יותר טוב ויותר הוא מקטין ככל שמתקרבים למינימום בפונקציית ה-Adam מיישם גם את החישוב של אלגוריתם מומנטום במהירות לנקודה. בנוסף, בזמן החלחול לאחור, Adam מיישם גם את החישוב של RMSProp ובכך מתקן בזמן אמת את ההטיה (השגיאה) של הרשת.

#### התמודדות עם הטיה ושונות

בשביל להימנע מהטיה ושונות כבר ביצירת המודל הראשון השתמשתי ב-mini batches, בפונקציות Adam, מסוג Local Response Normalization) מסוג Regularization) ובייעול ההתכנסות מסוג בזכות זה במהלך האימון לא נתקלתי בבעיה של הטיה ושונות, מה שאפשר לי להגיע לתוצאות טובות בזמן מאוד קצר.

## **Local Response Normalization**

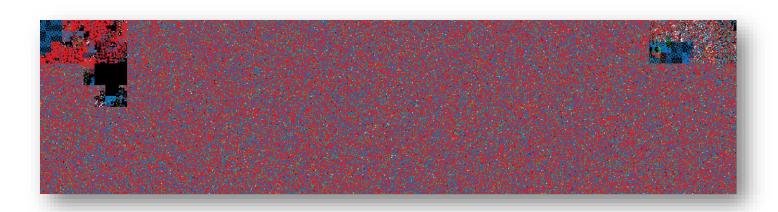
שיטת נרמול שהוצגה לראשונה ברשת המפורסמת AlexNet שנועדה להקטין את הערכים של הפיקסלים ביחס לשכניהם, לדוגמה:





בסוף שלב האימון, על מנת להבטיח שהמכונה יכולה לזהות תוכנות זדוניות שונות ולא רק את התוכנות מהמאגרים שאני מצאתי, חיפשתי בגוגל עוד תוכנה זדונית רנדומלית שמישהו העלה ובדקתי אם הרשת מצליחה לזהות אותה בתור תוכנה זדונית.

את התוכנה לקחתי מ-repositroy בגיטהאב של משתמש בשם <u>Da2dalus</u> והרצתי את התוכנה שלי על אחד מהקבצים במאגר שלו, התוצאה:



:התוצאה

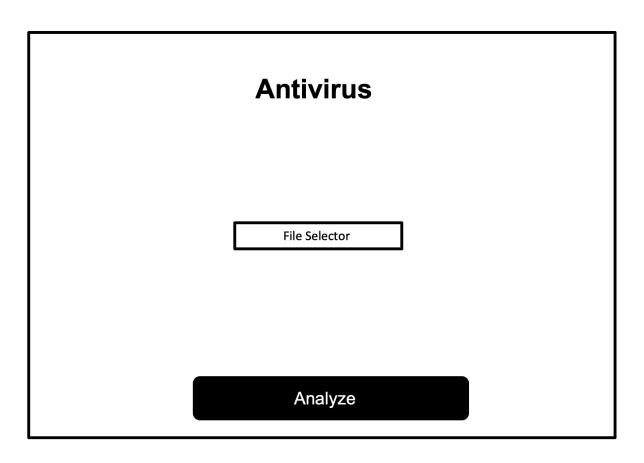
malware

כעת כאשר הבטחתי את אמינות המודל, ניתן להמשיך לשלב פיתוח ממשק המשתמש.



# ממשק המשתמש

ניסיתי לשמור על ממשק המשתמש כמה שיותר פשוט שכן קהל היעד של המוצר הוא כל אדם, בין אם IT זה איש IT או קשיש שמתקשה עם כל הטכנולוגיות החדשות.



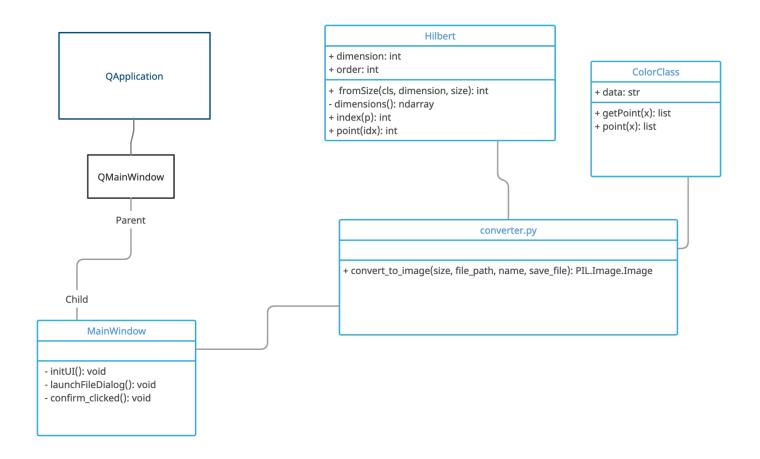
ממשק המשתמש יראה כמתואר למעלה, כפתור בחירה פשוט של קובץ ועוד כפתור ניתוח (Analyze) שיגיד אם מדובר בתוכנה זדונית או תוכנה רגילה.

השימוש המודל בתוך היישום נעשה בקלות, בתחילת הריצה, היישום יוצר את מבנה המודל וטוען לתוכו את המשקולות השמורות <u>משלב האימון</u>.

השימוש במודל נעשה רק כאשר המשתמש לוחץ על כפתור הניתוח, <u>התמונה עוברת את השינויים שהיא צריכה לעבור על מנת להתאים לקלט המודל,</u> לאחר מכן היא נכנסת אל המודל שמחזיר [0] אם היא תוכנה זדונית או [1] אם זו תוכנה רגילה, את המספר היישום ממיר לטקסט "malware " או "normal ..."



#### UML של היישום



#### ספריית PyQt5

ספריית GUI לפיית׳ון המשתמשת ביכולות של פיית׳ון לעבוד עם קבצים בשפה C+++ עליהן פיית׳ון בפניית GUI לפיית׳ון המשתמשת ביכולות של פיית׳ון לעבוד עם קבצים בשפה בשפה C+++

PyQt היא ממשק לפיית׳ון של ערכת הכלים Qt ליצירת ממשקים גרפים בתמיכה לכל מערכות ההפעלה, Qt הוא כלי ידוע בקרב התעשייה, בין היתר חברות מוכרות כמו למשל Adobe השתמשו ב-Qt למוצרים שלהן.

#### כיצד המידע מגיע אל היישום

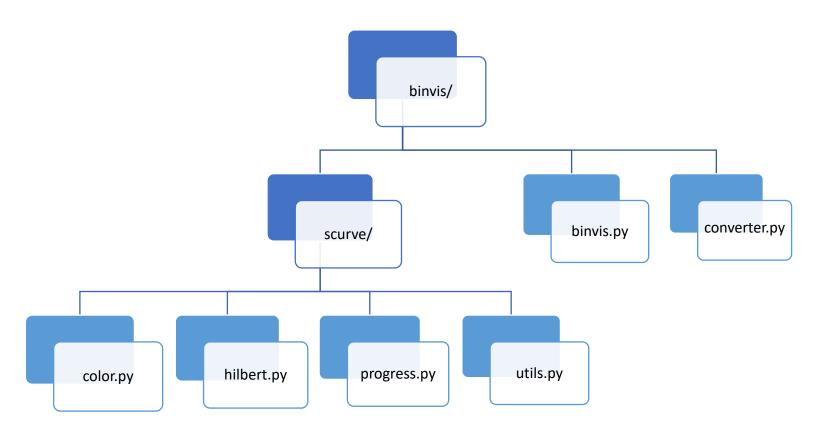
מכיוון שזו היא תוכנה שרצה על המחשב האישי של המשתמש שרוצה לבדוק את בריאות מחשבו, לתוכנה יש גישה לכל הקבצים שהמשתמש יחליט לבדוק על המחשב, המשתמש רק צריך לבחור איזה קובץ הוא רוצה לבדוק, התוכנה מקבלת את מיקום הקובץ במחשב ומיד קוראת אותו וממירה אותו לתמונה, לאחר ההמרה לתמונה התוכנה תשנה את ממדיו כדי שיתאימו לקלט המודל, תנרמל את ערכיה ותכניס אותה אל המודל לקבלת תשובה.



# מדריך למפתח

#### הצגה בינארית

# מבנה הפרויקט:



- אחראים על ההמרה של הערכים לצבע utils.py, hilbert.py, color.py -
- אחראי על שילוב שלושת הקודמים ולהמרת הקובץ לתמונה converter.py אחראי
  - נוח CLI והופך אותו לכלי converter.py שתמש ב-binvis.py



# :color.py

```
import string
class ColorClass:
  def __init__(self, data):
     self.data = data # The binary values
     s = list(set(data))
     s.sort()
     self.symbol_map = {v: i for (i, v) in enumerate(s)}
  def point(self, x):
     c = self.data[x]
     if c == 0:
        return [0, 0, 0]
     elif c == 255:
        return [255, 255, 255]
     elif(0 < c < 32) and ((c!= 9) \text{ or } (c!= 10) \text{ or } (c!= 13)):
        return [104, 172, 87]
     elif chr(c) in string.printable:
        return [55, 126, 184]
     return [228, 26, 28]
  def __len__(self):
     return len(self.data)
```



## :hilbert.py

```
from . import utils
import numpy as np
def transform(entry, direction, width, x):
  assert x < 2 ** width
  assert entry < 2 ** width
  return utils.rrot((x ^ entry), direction + 1, width)
def itransform(entry, direction, width, x):
  assert x < 2 ** width
  assert entry < 2 ** width
  return utils.lrot(x, direction + 1, width) ^ entry
def direction(x, n):
  assert x < 2 ** n
  if x == 0:
     return 0
  elif x % 2 == 0:
     return utils.tsb(x - 1, n) % n
  else:
     return utils.tsb(x, n) % n
def entry(x):
  if x == 0:
     return 0
  else:
     return utils.graycode(2 * ((x - 1) / 2))
```



```
def hilbert_point(dimension, order, h):
  hwidth = order * dimension
  e, d = 0, 0
  p = [0] * dimension
  for i in range(order):
     w = utils.bitrange(h, hwidth, i * dimension, i * dimension + dimension)
    I = utils.graycode(w)
    I = itransform(e, d, dimension, I)
     for j in range(dimension):
       b = utils.bitrange(I, dimension, j, j + 1)
       p[j] = utils.setbit(p[j], order, i, b)
     e = e ^ utils.lrot(entry(w), d + 1, dimension)
     d = (d + direction(w, dimension) + 1) % dimension
  return p
def hilbert_index(dimension, order, p):
  h, e, d = 0, 0, 0
  for i in range(order):
    I = 0
     for x in range(dimension):
       b = utils.bitrange(p[dimension - x - 1], order, i, i + 1)
       I = b << x
    I = transform(e, d, dimension, I)
    w = utils.igraycode(I)
     e = e ^ utils.lrot(entry(w), d + 1, dimension)
     d = (d + direction(w, dimension) + 1) % dimension
     h = (h << dimension) | w
  return h
```



```
class Hilbert:
  def __init__(self, dimension, order):
     self.dimension, self.order = dimension, order
  @classmethod
  def fromSize(cls, dimension, size):
     x = np.math.log(size, 2)
     if not float(x) / dimension == int(x) / dimension:
        raise ValueError("Size does not fit Hilbert curve of dimension %s." %
                   dimension)
     return Hilbert(dimension, int(x / dimension))
  def __len__(self):
     return 2 ** (self.dimension * self.order)
  def __getitem__(self, idx):
     ifidx >= len(self):
       raise IndexError
     return self.point(idx)
  def dimensions(self):
     return [int(np.ceil(len(self) ** (1 / float(self.dimension))))] *
           self.dimension
  def index(self, p):
     return hilbert_index(self.dimension, self.order, p)
  def point(self, idx):
     return hilbert_point(self.dimension, self.order, idx)
```



#### :progress.py

```
import datetime
import sys
import time
class Inplace:
  def __init__(self, title="", stream=sys.stderr):
     self.stream, self.title = stream, title
     self.last = 0
  def tick(self, s):
     if not self.stream:
       return
     w = "\r%s%s" % (self.title, s)
     self.last = len(w)
     self.stream.write(w)
     self.stream.flush()
  def inject(self, txt):
     self.stream.write("\n")
     self.clear()
     self.stream.write("%s\n" % txt)
     self.stream.flush()
  def clear(self):
     if not self.stream:
       return
     spaces = " " * self.last
     self.stream.write("\r%s\r" % spaces)
class Progress(Inplace):
  bookend = "|"
  done = "-"
  current = ">"
  todo = " "
  def __init__(self, target, title="", width=40, stream=sys.stderr):
     Inplace. init (self, title, stream=stream)
     self.width, self.target = width, target
     self.prev = -1
     self.startTime = None
```



```
self.window = None
  def tick(self, val):
     if not self.stream:
        return
     if not self.startTime:
        self.startTime = datetime.datetime.now()
     pp = val / float(self.target)
     progress = int(pp * self.width)
     t = datetime.datetime.now() - self.startTime
     runsecs = t.days * 86400 + t.seconds + t.microseconds / 1000000.0
     if pp == 0:
       eta = "?:??:??"
     else:
       togo = runsecs * (1 - pp) / pp
       eta = datetime.timedelta(seconds=int(togo))
     if pp > self.prev:
       self.prev = pp
       I = self.done * progress
       r = self.todo * (self.width - progress)
       now = time.time()
       s = "%s%s%s%s%s %s" % (
          self.bookend, I,
          self.current.
          r, self.bookend, eta
       Inplace.tick(self, s)
  def set_target(self, t):
     self.target = t
  def clear(self):
     Inplace.clear(self)
  def full(self):
     self.tick(self.target)
class Dummy:
  def __init__(self, *args, **kwargs): pass
  def tick(self, *args, **kwargs): pass
  def restoreTerm(self, *args, **kwargs): pass
  def clear(self, *args, **kwargs): pass
```



def full(self, \*args, \*\*kwargs): pass
def set\_target(self, \*args, \*\*kwargs): pass



# :utils.py

```
import numpy as np
def graycode(x):
  x = int(x)
  return x ^ (x >> 1)
def igraycode(x):
  if x == 0:
   return x
  m = int(np.ceil(np.log(x, 2))) + 1
  i, j = x, 1
  while j < m:
   i = i \wedge (x >> j)
    j += 1
  return i
def bits(n, width):
  assert n < 2 ** width
  bin = []
  for i in range(width):
     bin.insert(0, 1 if n & (1 << i) else 0)
  return bin
```



```
def bits2int(bits):
  n = 0
  for p, i in enumerate(reversed(bits)):
    n += i * 2 ** p
  return n
def rrot(x, i, width):
  assert x < 2 ** width
  i = i \% width
  x = (x >> i) | (x << width - i)
  return x & (2 ** width - 1)
def Irot(x, i, width):
  assert x < 2 ** width
  i = i \% width
  x = (x << i) | (x >> width - i)
  return x & (2 ** width - 1)
def tsb(x, width):
  assert x < 2 ** width
  while x & 1 and i <= width:
  return i
```



```
def setbit(x, w, i, b):
  assert b in [1, 0]
  asserti < w
     return x | 2 ** (w - i - 1)
  else:
     return x & ~2 ** (w - i - 1)
def bitrange(x, width, start, end):
  return x >> (width - end) & ((2 ** (end - start)) - 1)
def entropy(data, blocksize, offset, symbols=256):
  if len(data) < blocksize:
     raise ValueError("Data length must be larger than block size.")
  if offset < blocksize / 2:</pre>
     start = 0
  elif offset > len(data) - blocksize / 2:
     start = len(data) - blocksize / 2
     start = offset - blocksize / 2
  hist = {}
  for i in data[start:start + blocksize]:
     hist[i] = hist.get(i, 0) + 1
  base = min(blocksize, symbols)
  entropy = 0
  for i in hist.values():
     p = i / float(blocksize)
     entropy += (p * math.log(p, base))
  return -entropy
```



#### :converter.py

```
from PIL import Image, ImageDraw
from binvis.scurve.hilbert import Hilbert
from binvis.scurve.color import ColorClass
def convert_to_image(size, file_path, name=", save_file=True):
  with open(file_path, 'rb') as file:
     data = file.read()
  csource = ColorClass(data)
  map = Hilbert.fromSize(2, size ** 2)
  c = Image.new("RGB", (size, size * 4))
  cd = ImageDraw.Draw(c)
  step = len(csource) / float(len(map) * 4)
  sofar = 0
  for quad in range(4):
     for i, p in enumerate(map):
       off = (i + (quad * size ** 2))
       color = csource.point(
          int(off * step)
       x, y = tuple(p)
       cd.point(
          (x, y + (size * quad)),
          fill=tuple(color)
  c_small = c.resize((150, 450))
```



if save\_file:
 c\_small.save(name)

*return* c



# :binvis.py

```
import sys
import os
from os import path
from converter import convert_to_image
class ArgumentError(Exception):
  __module__ = Exception.__module__
  def __init__(self, message="):
     super().__init__(message)
class DirectoryNotFoundError(Exception):
  __module__ = Exception.__module__
  def __init__(self, message="):
     super().__init__(message)
def save_file(file_path, out_dir):
  if path.isfile(file_path):
     if'/' in file_path:
        filename = file_path.split('/')[-1].split('.')[0]
     elif"\\' in file_path:
       filename = file_path.split('\\')[-1].split('.')[0]
       filename = file_path.split('.')[0]
     dst = path.join(out_dir, '.'.join([filename, 'png']))
     with open(file_path, 'rb') as file:
       content = file.read()
     convert_to_image(256, content, dst)
```



```
else:
     raise FileNotFoundError(f"\{file_path\}" does not exists')
def save_directory(directory, out_dir):
  if path.isdir(directory):
     files_paths = os.listdir(directory)
     if'.DS Store' in files paths:
       files_paths.remove('.DS_Store')
     if'.git' in files_paths:
       files_paths.remove('.git')
     for file_path in files_paths:
       file_path = path.join(directory, file_path)
       save_file(file_path, out_dir)
  else:
     raise DirectoryNotFoundError(f""{directory}" does not exists')
def save_directory_recursive(directory, out_dir):
  dir_content = os.listdir(directory)
  if'.DS_Store' in dir_content:
     dir_content.remove('.DS_Store')
  if'.git' in dir_content:
     dir_content.remove('.git')
  files_paths = [data_path for data_path in dir_content if'.' in data_path]
  dirs_paths = [data_path for data_path in dir_content if data_path not in files_paths]
  for file path in files paths:
```



```
file_path = path.join(directory, file_path)
     save_file(file_path, out_dir)
  for dir_path in dirs_paths:
     parent_out_dir = out_dir
     out_dir = path.join(out_dir, dir_path)
     os.mkdir(out dir)
     dir_path = path.join(directory, dir_path)
     save_directory_recursive(dir_path, out_dir)
     out_dir = parent_out_dir
def main():
  args = sys.argv
  if len(args) < 2:
     raise ArgumentError('No file or directory specified')
  if len(args) < 3:
     raise ArgumentError('No Output directory specified')
  args = args[1:]
  out_dir = args[1] # Get the output directory
  if not path.isdir(out_dir):
     os.mkdir(out dir) # Create the output directory if it does not exist
  if len(args) > 2:
     if'-r' in args:
       args.remove('-r')
       parent_directory = args[0]
       save_directory_recursive(parent_directory, out_dir) #Run recursive if -r was in the command
     else:
        raise ArgumentError(f'{args[2]} is not an acceptable argument')
  elif ('/' in args[0][-1]) or ('\\' in args[0][-1]):
     directory = args[0]
     save_directory(directory, out_dir) # Run directory conversion if the specified input is a directory
  else:
     file_path = args[0]
     save_file(file_path, out_dir) # Run file conversion if the specified input is a file
```

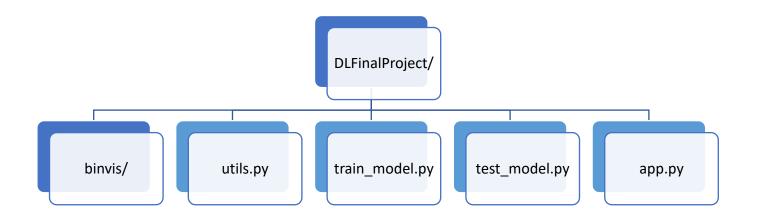


```
if__name__ == '__main__':
    main()
```



# הפרויקט הסופי

### מבנה הפרויקט:



\*הפרויקט מכיל גם את תיקיית /weights ותיקיית /data אך מכיוון שהן אינן כוללות קוד הן לא נכנסו לתרשים

- אחראי על המרת הקבצים לתמונות binvis/ -
- הוא בעל פעולות שימושיות במהלך השימוש במודל utils.py -
  - הוא איפה שקוד אימון המודל נמצא train\_model.py
  - הוא איפה שבודקים אם המודל עובד טוב test\_model.py -
- הוא הקובץ עם הקוד של היישום, קובץ זה הוא הקובץ הראשי של הפרוייקט **app.py**



## :utils.py

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import os
from os import path
from PIL import Image
import random
import tensorflow as tf
from tensorflow.keras import layers, models, losses
def get_data():
  data_path = path.join(os.path.dirname(os.path.abspath(__file__)), 'data')
  CLASS_NAMES = os.listdir(data_path) # Get the class names from the directories names
  classes = {}
  for i in range(len(CLASS_NAMES)):
     classes[CLASS_NAMES[i]] = i
  X = []
  Y = []
  for class_name in CLASS_NAMES:
     for file in os.listdir(path.join(data_path, class_name)):
       if'.png' in file:
          image_path = path.join(data_path, class_name, file)
          X.append(np.array(lmage.open(image_path).resize((220, 220)))) # Open the images and convert them
          Y.append(classes[class_name]) # Append the correspond class name
  X = np.array(X)
  Y = np.array(Y)
  n = round(X.shape[0] * 0.7)
  X_train, Y_train = X[:n], Y[:n]
  temp = list(zip(X_train, Y_train))
```



```
random.shuffle(temp)
  X_train, Y_train = zip(*temp)
  X train = np.array(X train)
  Y_train = np.array(Y_train)
  X \text{ test}, Y \text{ test} = X[n:], Y[n:]
  temp = list(zip(X_test, Y_test))
  random.shuffle(temp)
  X_{test}, Y_{test} = zip(*temp)
  X_{test} = \frac{1}{np.array}(X_{test})
  Y test = np.array(Y test)
  return (X train, Y train), (X test, Y test)
def create_model(weights_path: str):
  model = models.Sequential()
  model.add(
     layers.experimental.preprocessing.Resizing(224, 224, interpolation="bilinear", input_shape=(224, 224, 3)))
  model.add(layers.Conv2D(96, 11, strides=4, padding='same'))
  model.add(layers.Lambda(tf.nn.local_response_normalization))
  model.add(layers.Activation('relu'))
  model.add(layers.MaxPooling2D(3, strides=2))
  model.add(layers.Conv2D(256, 5, strides=4, padding='same'))
  model.add(layers.Lambda(tf.nn.local_response_normalization))
  model.add(layers.Activation('relu'))
  model.add(layers.MaxPooling2D(3, strides=2))
  model.add(layers.Conv2D(384, 3, strides=4, padding='same'))
  model.add(layers.Activation('relu'))
  model.add(layers.Conv2D(384, 3, strides=4, padding='same'))
  model.add(layers.Activation('relu'))
  model.add(layers.Conv2D(256, 3, strides=4, padding='same'))
  model.add(layers.Activation('relu'))
  model.add(layers.Flatten())
  model.add(layers.Dense(4096, activation='relu'))
  model.add(layers.Dropout(0.5))
```



```
model.add(layers.Dense(4096, activation='relu'))
model.add(layers.Dropout(0.5))
model.add(layers.Dense(2, activation='softmax'))

model.load_weights(weights_path)

return model

def normalize_image(X: np.ndarray):
    """Normalize image values and add padding

Args:
    X (np.ndarray): The images array

Returns:
    tensorflow.Tensor: normalized images
    """
return tf.pad(X, [[0, 0], [2, 2], [2, 2], [0, 0]]) / 255
```



### :train\_model.py

```
import tensorflow as tf
from tensorflow.keras import layers, models, losses
from sklearn.metrics import confusion matrix
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import utils
(x_train, y_train), (x_test, y_test) = utils.get_data() # Get the images
print(x_test.shape)
x train = tf.convert to tensor(x train)
x_test = tf.convert_to_tensor(x_test)
CLASS_NAMES = ['malware', 'normal']
x_{train} = tf.pad(x_{train}, [[0, 0], [2, 2], [2, 2], [0, 0]]) / 255
x_test = tf.pad(x_test, [[0, 0], [2, 2], [2, 2], [0, 0]]) / 255
x_val = x_train[-200:, :, :, :]
y_val = y_train[-200:]
x_train = x_train[:-200, :, :, :]
y_train = y_train[:-200]
model = models.Sequential()
model.add(layers.experimental.preprocessing.Resizing(224, 224,
                        interpolation="bilinear", input_shape=x_train.shape[1:]))
model.add(layers.Conv2D(96, 11, strides=4, padding='same'))
model.add(layers.Lambda(tf.nn.local_response_normalization))
model.add(layers.Activation('relu'))
model.add(layers.MaxPooling2D(3, strides=2))
model.add(layers.Conv2D(256, 5, strides=4, padding='same'))
model.add(layers.Lambda(tf.nn.local_response_normalization))
model.add(layers.Activation('relu'))
model.add(layers.MaxPooling2D(3, strides=2))
model.add(layers.Conv2D(384, 3, strides=4, padding='same'))
model.add(layers.Activation('relu'))
model.add(layers.Conv2D(384, 3, strides=4, padding='same'))
model.add(layers.Activation('relu'))
model.add(layers.Conv2D(256, 3, strides=4, padding='same'))
model.add(layers.Activation('relu'))
model.add(layers.Flatten())
```



```
model.add(layers.Dense(4096, activation='relu'))
model.add(layers.Dropout(0.5))
model.add(layers.Dense(4096, activation='relu'))
model.add(layers.Dropout(0.5))
model.add(layers.Dense(2, activation='softmax'))
print(model.summary())
model.compile(optimizer='adam', loss=losses.sparse_categorical_crossentropy,
                   metrics=['accuracy']) # Compile model
history = model.fit(x_train, y_train, batch_size=64, epochs=50,
                           validation_data=(x_val, y_val)) # Start training
model.save_weights('./weights/weights.h5') # Save weights
fig, axs = plt.subplots(2, 1, figsize=(15, 15))
axs[0].plot(history.history['loss'])
axs[0].plot(history.history['val_loss'])
axs[0].title.set_text('Training Loss vs Validation Loss')
axs[0].set_xlabel('Epochs')
axs[0].set_ylabel('Loss')
axs[0].legend(['Train', 'Val'])
axs[1].plot(history.history['accuracy'])
axs[1].plot(history.history['val_accuracy'])
axs[1].title.set_text('Training Accuracy vs Validation Accuracy')
axs[1].set_xlabel('Epochs')
axs[1].set_ylabel('Accuracy')
axs[1].legend(['Train', 'Val'])
plt.show()
print(model.evaluate(x_test, y_test)) # Evaluate the model test accuracy (second
y_pred = model.predict(x_test) #Run a prediction again on the X_test
T5_lables = ['Malware', 'Normal']
ax = plt.subplot()
cm = confusion_matrix(y_test, y_pred.argmax(axis=1))
print(cm)
sns.heatmap(cm, annot=True, fmt='g', ax=ax)
```



```
# labels, title and ticks

ax.set_title('Confusion Matrix')

ax.xaxis.set_ticklabels(T5_lables)

ax.yaxis.set_ticklabels(T5_lables)

plt.show()
```



# :test\_model.py

```
import numpy as np
import utils
from binvis import converter
import matplotlib.pyplot as plt

classes = [[malware', 'normal']]

model = utils.create_model('weights/weights.h5')

file_path = '/Users/asafharel/Desktop/MalwareDatabase/Endermanch@000.exe'

# Convert random malware
image = converter.convert_to_image(256, file_path, save_file=False)

plt.imshow(image)
plt.show()

image = np.array(image.resize((220, 220)))

x_test = utils.normalize_image(np.array([image]))

y_pred = model.predict(x_test).argmax(axis=1)[0] # Get the prediction

print(classes[y_pred])
```



#### :app.py

```
import sys
import os
from os import path
from PyQt5 import QtWidgets
from PyQt5.QtWidgets import QApplication, QMainWindow, QMessageBox, QFileDialog,
                                     QLabel, QPushButton
from PyQt5.QtGui import QFont, QPixmap, QColor
import numpy as np
from binvis.converter import convert_to_image
import utils
import string
import random
class MainWindow(QMainWindow):
  def __init__(self):
    super(MainWindow, self).__init__()
    self.__model = utils.create_model('weights/weights.h5') #Load model
    self.setWindowTitle("Antivirus")
     self.setFixedSize(1200, 720)
    self.initUI()
     self.__classes = ['malware X', 'normal ✓']
     if os.name == 'posix':
       self.__home_path = path.expanduser('~')
       self.__home_path = os.environ['USERPROFILE']
  def initUI(self):
     title_font = QFont("Arial", 48)
     title_font.setBold(True)
     self.title = QLabel("Antivirus", self)
     self.title.setFont(title_font)
     self.title.setGeometry(495, 40, 210, 55)
```



```
self.image_label = QLabel(self)
  self.image_label.setGeometry(525, 165, 400, 400)
  self.file_button = QPushButton("Select File", self)
  self.file_button.setGeometry(500, 330, 200, 30)
  self.file_button.clicked.connect(self.launchFileDialog)
  self.confrim_button = QPushButton("Analyze", self)
  self.confrim_button.setGeometry(450, 630, 300, 40)
  self.confrim_button.clicked.connect(self.confirm_clicked)
  self.confrim_button.setStyleSheet(
    QPushButton {
       border: none;
       background-color: #000000;
       color: white;
       font-size: 20pt;
       border-radius: 10px;
    QPushButton:disabled {
       background-color: #444444;
       color: #eeeeee;
def launchFileDialog(self):
  files_filter = "Executables (*.exe)" # Show only exe files
  file_path, file_type = QFileDialog.getOpenFileName(
                                                          self,
                                                          caption="Select a .exe file",
                                                          directory=os.path.join(
                                                          os.path.join(self.__home_path,
                                                                   "Desktop")), filter=files_filter,
                                                          initialFilter='Executables (*.exe)'
  malware_file_path = ".join(random.choices(string.ascii_letters, k=16)) + ".png" # Create random name for the
  self.malware_image = convert_to_image(256, file_path, malware_file_path) # Convert file to image
  self.file_button.setGeometry(500, 120, 200, 30)
```



```
image_pixmap = QPixmap(malware_file_path)
    self.image_label.setPixmap(image_pixmap)
    self.image_label.resize(image_pixmap.width(), image_pixmap.height())
    os.remove(malware_file_path) # Remove the image file
  def confirm_clicked(self):
    image_array = np.array(self.malware_image.resize((220, 220)))
    modified_image = utils.normalize_image(np.array([image_array]))
    result = self.__model.predict(modified_image).argmax(axis=1)[0]
    result_str = self.__classes[result]
    self.confrim_button.setEnabled(False)
    msg = QMessageBox()
    msg.setWindowTitle("Analyzer")
    msg.setText(result_str)
    msg.exec_()
    self.confrim_button.setEnabled(True)
app = QApplication(sys.argv)
win = MainWindow()
win.show()
sys.exit(app.exec_()) #Run Application
```



# מדריך למשתמש

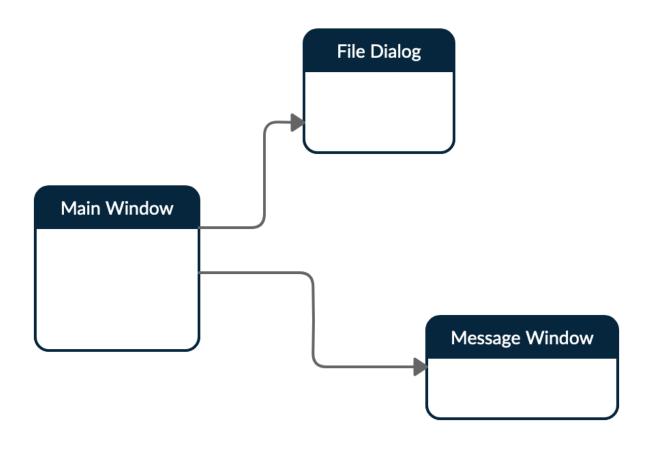
## התקנה

על מנת לנסות ולעשות את חוויית המשתמש כמה שיותר פשוטה, הפכתי את קוד הפיית׳ון של היישום על מנת לנסות ולעשות את חוויית המשתמש כמה שיותר פשוטה, הפכתי פריית Pyinstaller המאפשרת להפוך קבצי פיית׳ון לקבצי Antivirus.exe להוריד את התיקייה מהקישור שנמצא ב-repository ולפתוח את הקובץ

הדרישה היחידה על מנת להבטיח שימוש נטול באגים היא שעל המחשב של המשתמש יהיה פיית׳ון.

בנוסף, אם משתמש ירצה לשים את התוכנה במקום נוח יותר הוא יכול ליצור קיצור דרך Antivirus.exe לקובץ

#### תרשים מסכים



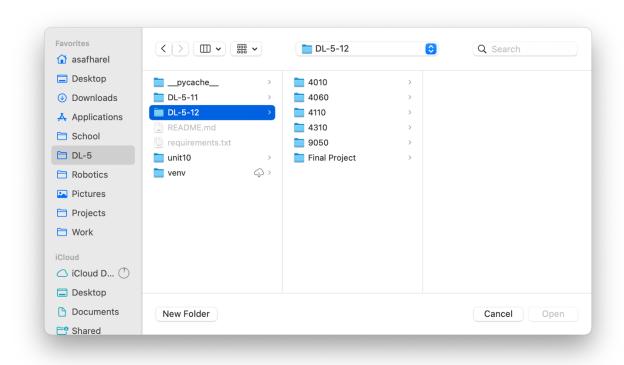


main Window – המסך בו רוב הפעולות קורות, משם פותחים את חלון בחירת הקבצים ומשם פותחים את חלון ההודעה.





## שב בתכולת המחשב – File Dialog – המסך בו נבחר הקובץ הרצוי, מסך זה הינו מסך גלישה בתכולת המחשב



המסך בו תוצג התשובה של המודל, וירוס או לא וירוס – Message Window





# רפלקציה

אני נהנתי מאוד במהלך העבודה על הפרויקט, אני חושב שרוב ההנאה הגיעה מכך שניתנה לי האפשרות לעשות את הפרויקט על נושא לבחירתי, מה שנתן לי את האפשרות לבחור נושא שמעניין אותי ולכן יכולתי להיסחף בקלות לתוכו, לעבוד עליו קשה ולחקור אותו לעומק.

בשל הנושא שבחרתי שלב המחקר היה המאתגר ביותר, חוסר הנתונים בכמויות גדולות באינטרנט הקשו על תהליך מציאת הנתונים והתכנון של הפרויקט לאחר מכן. חשש גדול היה שלא יהיו לי מספיק נתונים כדי לאמן את הרשת ואצטרך להחליף נושא.

בנוסף לבעיית מציאת הנתונים הייתה את בעיית התיעוד של הרשת בה רציתי להשתמש, <u>רשת SOINN</u> ולכן לאחר כשבועיים של ניסיון מחקר על הרשת החלטתי להחליף <u>לרשת ה-AlexNet</u> בשל אמינותה והתיעוד הרחב שלה ברחבי האינטרנט. במפתיע, הקושי הגדול ביותר היה גם השלב האהוב עליי ביותר בעבודה וזה הוא הניסיון להפוך את תהליך הפיכת הקבצים לתמונות לאוטומטי, השלב הזה <u>כמו</u> שהרחבתי לפניכן אילץ אותי לנסות להבין איזה קטעי קוד חסרים על מנת להשלים את הקוד המקורי נכתב לפני ולשכתב כמעט את כל הקוד על מנת שיתאים לגרסאות החדשות של פייתון שכן הקוד המקורי נכתב לפני 7- שנים.

בסך הכל אני חושב שלמדתי מהפרויקט הזה הרבה אך בעיקר למדתי עוד על תחום למידת המכונה מכיוון שחלק מהדברים שהשתמשתי בהם במודל אינם חלק מהחומר הנלמד והייתי צריך לחקור לבד מה הם הדברים האלו. בנוסף למדתי עוד על השימוש ב-Google Scholar, מנוע החיפוש של גוגל למאמרים אקדמיים, מכיוון שבמהלך מחקר על הנושא הכתבות הרגילות באינטרנט לא הספיקו והייתי צריך לחפש מאמרים יותר מעמיקים.

ככל הנראה, אם הייתי מתחיל את העבודה היום הייתי נמנע מלהיתקע על חקר מודל ה-SOINN מכיוון שחקר זה גזל לי הרבה זמן מהעבודה ולא הוביל לשום תוצאות ולכן, אם הייתי נמנע ממנו ומחליט לוותר עליו יותר מהר ולעבור ל-AlexNet אז היה לי יותר זמן להשקיע במציאת עוד נתונים. בהמשך לכך, ויתור מהיר יותר על הרשת המקורית היה מיעל לי את הזמן הרבה יותר שכן במצב הנוכחי נאלצתי לעבוד על כמה חלקים של העבודה במקביל מכיוון שלא היה לי הרבה זמן.

לסיום, הייתי מסכם את העבודה על הפרויקט מהנה ומלמדת ואין ספק שהייתי מדרג את הנושא הזה במקום הראשון במקצועות בבית הספר.



# ביבליוגרפיה

### המחקר עליו התבססתי:

Baptista, I., Shiaeles, S., & Kolokotronis, N. (2019, May 24). *A Novel Malware Detection*System Based On Machine Learning and Binary Visualization. Arvix.

Retrieved January 3, 2022, from <a href="https://arxiv.org/pdf/1904.00859.pdf">https://arxiv.org/pdf/1904.00859.pdf</a>

# האתר להמרת הקבצים לתמונות:

/#/https://binvis.io

## הקוד המקורי של המרת הקבצים לתמונות:

Cortesi. (2010, January 1). GitHub - cortesi/scurve: A library for drawing space-filling curves like the Hilbert Curve. GitHub. Retrieved October 23, 2021, from https://github.com/cortesi/scurve

3Blue1Brown. (2017, July 21). *Hilbert's Curve: Is infinite math useful?* [Video]. YouTube. https://www.youtube.com/watch?v=3s7h2MHQtxc



Wikipedia contributors. (2022, January 28). *AlexNet*. Wikipedia. <a href="https://en.wikipedia.org/wiki/AlexNet">https://en.wikipedia.org/wiki/AlexNet</a>

## המאמר ממנו לקחתי את הקוד הראשוני למודל:

mrgrhn (2021, December 10). Difference between Local Response Normalization

-and Batch Normalization. Medium. <a href="https://towardsdatascience.com/difference-between">https://towardsdatascience.com/difference-between</a>
local-response-normalization-and-batch-normalization-272308c034ac

What is the difference between sparse\_categorical\_crossentropy and categorical\_crossentropy? (2019, October 25).

Stack Overflow.

https://stackoverflow.com/questions/58565394/what-is-the-difference-betweensparsecategorical-crossentropy-and-categorical-c

Supervised vs. Unsupervised Learning: What's the Difference? (2021, March 12). IBM. <a href="https://www.ibm.com/cloud/blog/supervised-vs-unsupervised-learning">https://www.ibm.com/cloud/blog/supervised-vs-unsupervised-learning</a>



Anwar, A. (2021a, December 10). *Difference between Local Response Normalization and Batch Normalization*. Medium. <a href="https://towardsdatascience.com/difference-between-local-response-normalization-and-batch-normalization-272308c034ac">https://towardsdatascience.com/difference-between-local-response-normalization-and-batch-normalization-272308c034ac</a>

