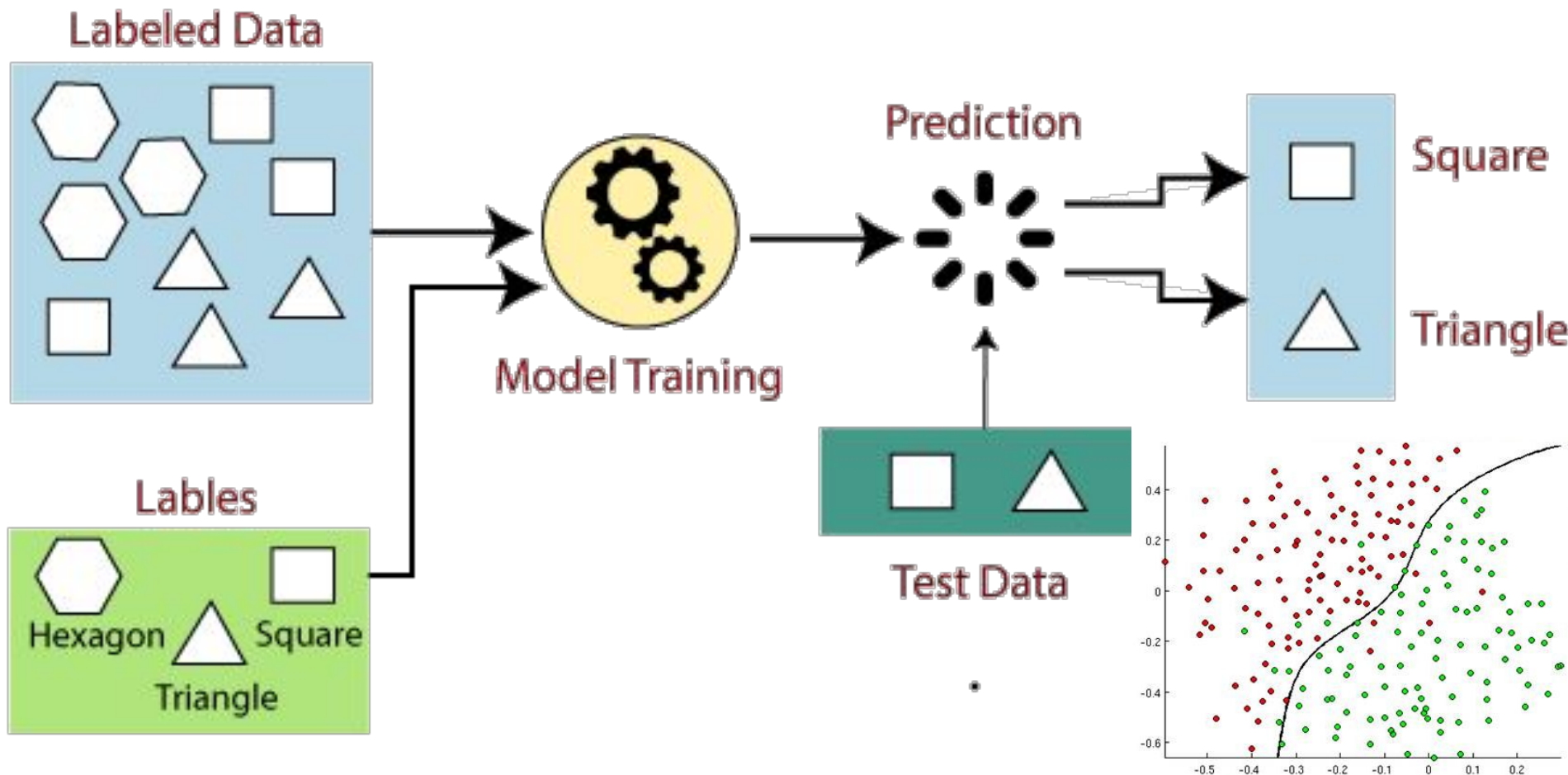


תכנות פרספטרון

תרגול בסיווג תמונות

גדי הרמן

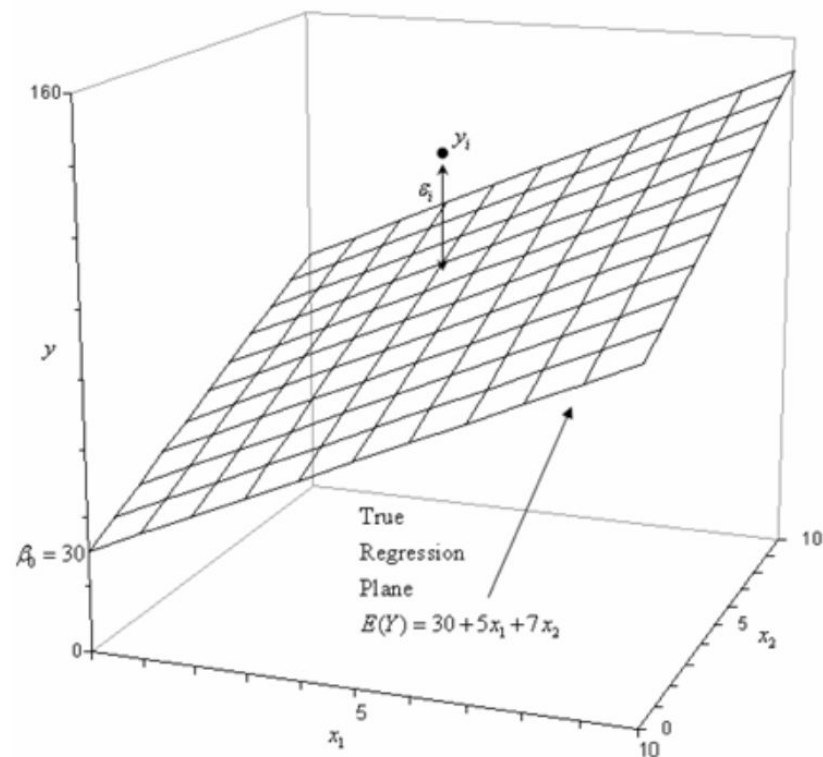
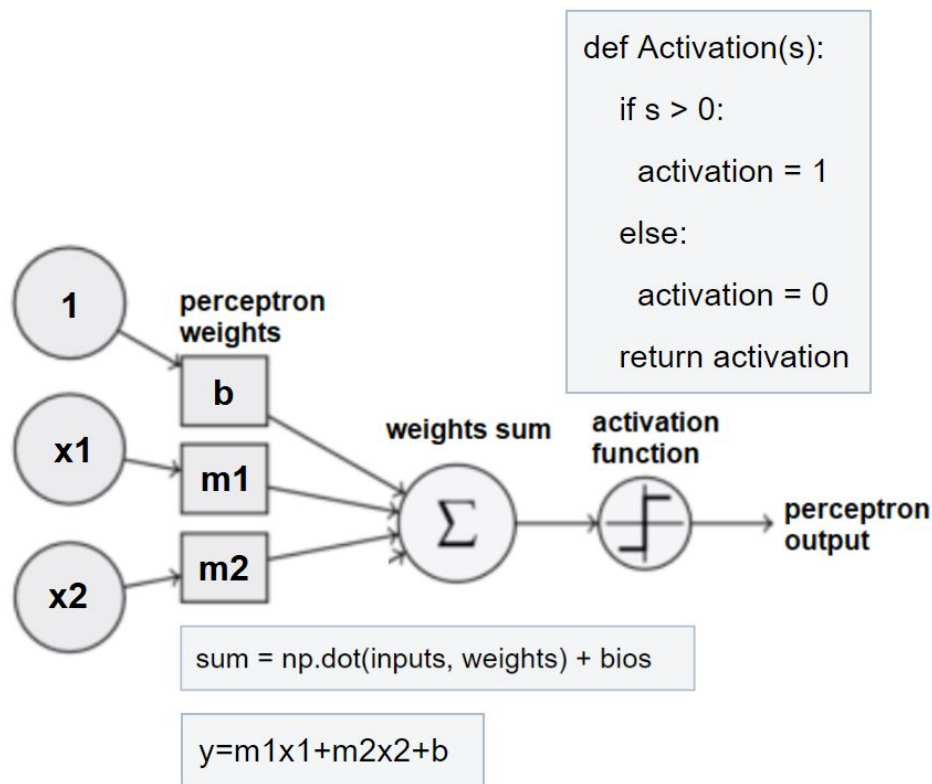
Classification



שלבים בלמידת מכונה

- שלב 1: (הלמידה/אימון)
 - המכונה מקבלת DATA ו-LABELS.
 - המכונה מחשבת ערכים לפונקציה ידוע (לדוגמה: ערכים של m ו- b עבור פונקציה קווית)
- שלב 2: (החיזוי)
 - המכונה קבלת DATA חדש ומחשבת בעזרת הנוסחה והערכים שנקבעו בשלב האימון את הפלט.

פרספטרון כמסווג לינארי הכולל מספר מבואות



```
1 import numpy as np
2 class Perceptron(object):
3     def __init__(self, numOfInputs, epochs=100, learningRate=0.01):
4         self.epochs = epochs
5         self.learningRate = learningRate
6         self.weights = np.zeros(numOfInputs)
7         self.bios = 1
8
9     def Activation(self, s):
10         if s > 0:
11             activation = 1
12         else:
13             activation = 0
14         return activation
15
16     def predict(self, inputs):
17         sum = np.dot(inputs, self.weights) + self.bios
18         out = self.Activation(sum)
19         return out
```

$$m = m - err \cdot x \cdot Learning\ Rate$$

$$b = b - err \cdot Learning\ Rate$$

```
def train(self, inputs, labels):  
    for _ in range(self.epochs):  
        for i in range(len(inputs)):  
            prd = self.predict(inputs[i])  
            self.weights -= (prd - labels[i]) * inputs[i] * self.learningRate  
            self.bios -= (prd - labels[i]) * self.learningRate
```

מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

לצורך זיהוי פריטים בתמונה או בקיצור זיהוי תמונות על ידי מכונה לומדת יש צורך לארגן מערך של תמונות מתויגות.



נבחן את הסוגיה על ידי התבוננות על התמונה הבא:

האם כל הלבנים חתולים?

האם כל בעלי הפרווה כלבים?

האם לכל מי שיש אף בצורת משולש הוא חתול?

האם כל מי שיש לו אוזן ורודה הוא כלב?

מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

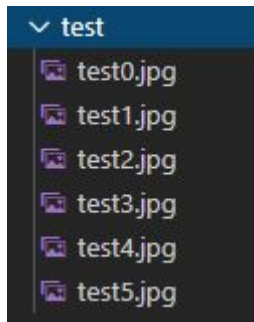
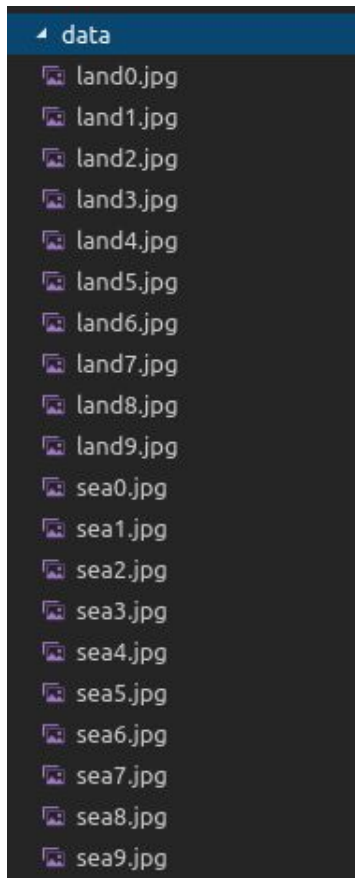
נראה שיש צורך לחדד את הנושא ולעזור לנו לאפיין את הגורמים המבדילים בין פריטים. תהליך זה נקראה במכונות לומדות: Feature Selection in Machine Learning והוא בא לספק לנו כלי להגדרת המאפיינים שיכולים להבדיל בין דברים שאנו רוצים לסווג.



לצורך התנסות בנושא ובמטרה לתרגל עבודה עם תמונות נחפש תכונות Features שיכולים להבדיל בין תמונות ים לבין תמונות יבשה. בקיצור משחק ים יבשה בגרסת מכונה לומדת (נו טוב לא ממש דומה למשחק הילדים ששיחקנו פעם).

נוריד מהאינטרנט 10 תמונות של ים ו-10 תמונות של יבשה ונשמור אותם בתיקייה בשם data תחת השמות sea ומספר התמונה עבור כל התמונות המתארות ים ו- land ומספר התמונה עבור כל התמונות המתארות יבשה.

מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות



מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

שלב 1:

נבנה יחד 2 רשימה הכוללת עבור כל תמונה את ממוצע הצבעים. רשימה ראשונה עבור תמונות הים והשנייה עבור תמונות היבשה.

להלן דוגמת קוד:

```
sea_colors = []
for i in range(10):
    img = Image.open("data/sea" + str(i) + ".jpg")
    img.load()
    data = np.array(img, dtype=np.uint8)
    t = []
    for i in range(3):
        t.append(data[:, :, i].sum() / data[:, :, i].size)
    sea_colors.append(t)
```

data

land0.jpg
land1.jpg
land2.jpg
land3.jpg
land4.jpg
land5.jpg
land6.jpg
land7.jpg
land8.jpg
land9.jpg
sea0.jpg
sea1.jpg
sea2.jpg
sea3.jpg
sea4.jpg
sea5.jpg
sea6.jpg
sea7.jpg
sea8.jpg
sea9.jpg

מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

שלב 1:

נבנה יחד 2 רשימה הכוללת עבור כל תמונה את ממוצע הצבעים. רשימה ראשונה עבור תמונות הים והשנייה עבור תמונות היבשה.

להלן דוגמה לפלט תקין:

```
sea_array [[ 58.78777751 130.41016153 186.70774648]
 [ 76.40140326 131.96297276 165.40403703]
 [122.35404023 154.34126688 196.69888385]
 [ 54.02722046 111.70695876 149.57194687]
 [ 92.76308246 115.0151928 128.01915012]
 [130.83236134 155.91324931 191.47257662]
 [ 82.18283177 129.21721615 151.26773854]
 [ 94.20739142 135.44244079 169.82846913]
 [ 96.15785348 137.06029745 168.99923701]
 [ 55.11920833 107.63084549 142.60709983]]
land_array [[128.87910584 121.23325928 100.96659791]
 [ 81.96936957 86.22154514 36.11645182]
 [114.53656012 147.22994865 87.28119651]
 [101.77011797 117.40772187 84.52560156]
 [120.73358401 122.99220265 95.46269543]
 [188.621389 206.63995731 150.15271712]
 [118.8398609 154.7234774 152.29637357]
 [ 87.06099206 111.65416667 15.36093254]
 [ 93.67001984 135.62204365 97.56781746]
 [ 74.21667163 93.52566319 98.54418281]]
```

data

land0.jpg
land1.jpg
land2.jpg
land3.jpg
land4.jpg
land5.jpg
land6.jpg
land7.jpg
land8.jpg
land9.jpg
sea0.jpg
sea1.jpg
sea2.jpg
sea3.jpg
sea4.jpg
sea5.jpg
sea6.jpg
sea7.jpg
sea8.jpg
sea9.jpg

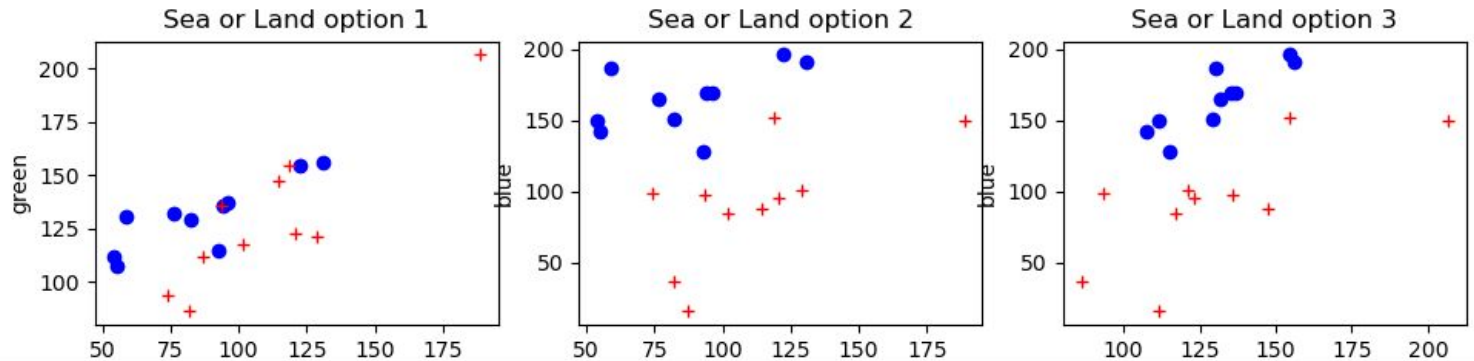
מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

שלב 2:

בנו 3 גרפים המשווים באופן שונה את ממוצעי הצבעים באופן הבא:

1. אדום ירוק
2. אדום כחול
3. כחול ירוק

להלן דוגמה לפלט תקין:



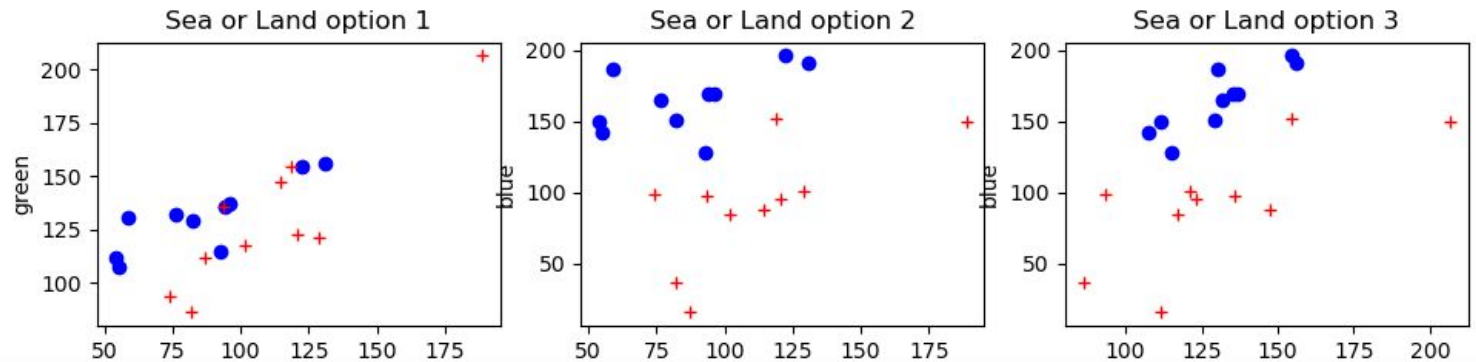
data

land0.jpg
land1.jpg
land2.jpg
land3.jpg
land4.jpg
land5.jpg
land6.jpg
land7.jpg
land8.jpg
land9.jpg
sea0.jpg
sea1.jpg
sea2.jpg
sea3.jpg
sea4.jpg
sea5.jpg
sea6.jpg
sea7.jpg
sea8.jpg
sea9.jpg

מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

שלב 3:

תקבעו מהם התכונות Features שיכולים להבדיל בין תמונות ים לבין תמונות יבשה.



data

land0.jpg
land1.jpg
land2.jpg
land3.jpg
land4.jpg
land5.jpg
land6.jpg
land7.jpg
land8.jpg
land9.jpg
sea0.jpg
sea1.jpg
sea2.jpg
sea3.jpg
sea4.jpg
sea5.jpg
sea6.jpg
sea7.jpg
sea8.jpg
sea9.jpg

מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

שלב 4:

העתיקו לתוך קוד התוכנית שלכם את מימוש המחלקה Perceptron כפי שלמדנו.

```
#-----start Perceptron-----  
class Perceptron(object):  
    def __init__(self, numOfInputs, epochs=100, learningRate=0.01):  
        self.epochs = epochs  
        self.learningRate = learningRate  
        self.weights = np.zeros(numOfInputs)  
        self.bios = 1  
  
    def Activation(self, s):  
        if s > 0:  
            activation = 1  
        else:  
            activation = 0  
        return activation  
  
    def predict(self, inputs):  
        sum = np.dot(inputs, self.weights) + self.bios  
        out = self.Activation(sum)  
        return out  
  
    def train(self, inputs, labels):  
        for _ in range(self.epochs):  
            for i in range(len(inputs)):   
                prd = self.predict(inputs[i])  
                self.weights -= (prd - labels[i]) * inputs[i] * self.learningRate  
                self.bios -= (prd - labels[i]) * self.learningRate  
#-----end Perceptron-----
```


מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

שלב 5:

הכינו את הנתונים למבנה המתאים להיכנס
כ- data ו- label לתוך הפרספטרון.

להלן דוגמה לפלט תקין:

```
data (all training data (green and blue)):
```

```
[[130.41016153 186.70774648]  
[131.96297276 165.40403703]  
[154.34126688 196.69888385]  
[111.70695876 149.57194687]  
[115.0151928 128.01915012]  
[155.91324931 191.47257662]  
[129.21721615 151.26773854]  
[135.44244079 169.82846913]  
[137.06029745 168.99923701]  
[107.63084549 142.60709983]  
[121.23325928 100.96659791]  
[ 86.22154514 36.11645182]  
[147.22994865 87.28119651]  
[117.40772187 84.52560156]  
[122.99220265 95.46269543]  
[206.63995731 150.15271712]  
[154.7234774 152.29637357]  
[111.65416667 15.36093254]  
[135.62204365 97.56781746]  
[ 93.52566319 98.54418281]]
```

```
lbl:
```

```
[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1]
```

מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

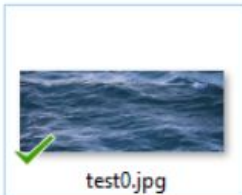
שלב 6:

הכינו מערך נתונים נוסף לשלב הבדיקה, מערך המבוסס על 6 תמונות מתוך תיקיית Test

```
test_data (all testing data (green and blue)):  
[[101.40009948 133.04162356]  
[142.22322273 70.25658182]  
[184.54570305 228.31970038]  
[133.08846498 105.62144064]  
[155.4776512 96.15760848]  
[132.79631621 86.55477991]]
```

להלן דוגמה לפלט תקין:

```
testlbl:  
[0, 1, 0, 1, 1, 1]
```

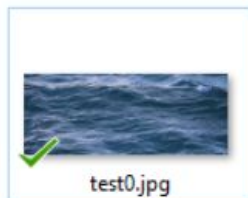


מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

שלב 7:

בצעו אימון של פרספטרון על מערך נתוני האימון:

```
#-----start run machine learned-----  
perceptron = Perceptron(2)  
perceptron.train(data, lbl)
```

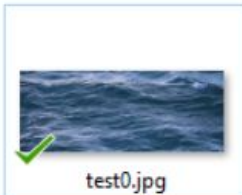


מכונה לומדת מבוססת פרספטרון לזיהוי תמונות

שלב 8:

לאחר שלב האימון ביצעו בדיקה על ידי הפעולה predict.

```
[101.40009948 133.04162356] SEA Picture !!!  
[142.22322273  70.25658182] LAND Picture !!!  
[184.54570305 228.31970038] SEA Picture !!!  
[133.08846498 105.62144064] LAND Picture !!!  
[155.4776512  96.15760848] LAND Picture !!!  
[132.79631621  86.55477991] LAND Picture !!!
```



TRAINING



משימה 3 במטלה