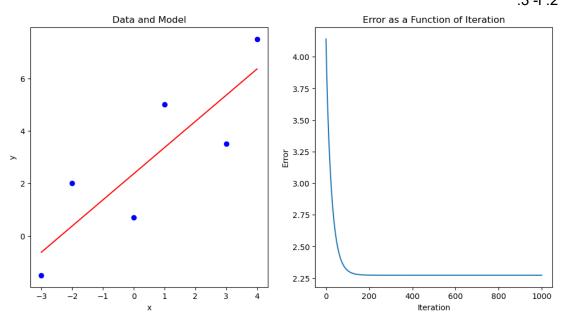
# פרויקט סופי

# <u>שאלה 1</u>

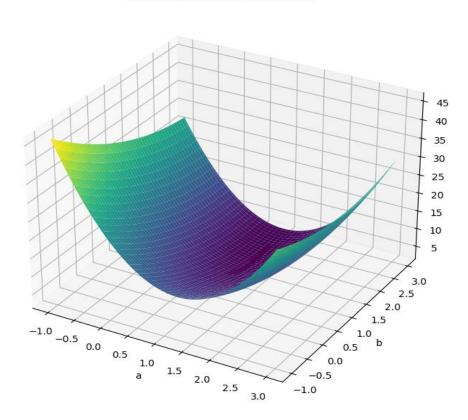
א.

.4

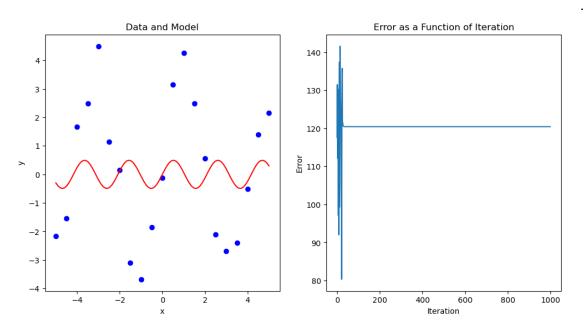
Final parameters: a=0.997333333849981, b=2.367999994270291.1 .3 -1.2



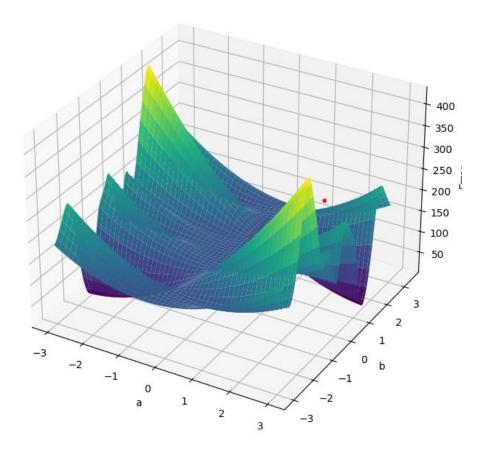
Error Surface Over Parameters



.λ



**Error Surface Over Parameters** 



מגישים: שחר אשר – 209305408 הדר ליאל הרוש - 211721568

קצב למידה: 0.01

# Learning rate

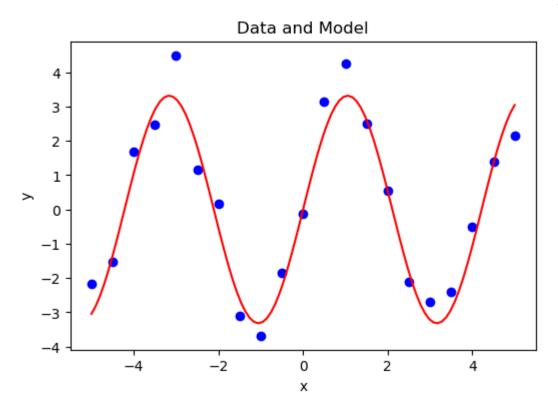
lr = 0.01 # You might need to adjust the learning rate

איטרציות: 1000

# Number of iterations
iterations = 1000

הפרמטרים שמצאנו הם:

Final parameters: a=0.4946555998532448, b=3.0123813348953465



#### פרמטרים סופיים:

Final parameters: a=3.318145436025057, b=1.488977981749276

נראה שהמודל מתאים באופן טוב מאוד לנתונים. הקו האדום (המודל) עובר דרך רוב הנקודות הכחולות (הנתונים). זה מראה שהפונקציה הסינוסואידלית מתאימה היטב למבנה של הנתונים.

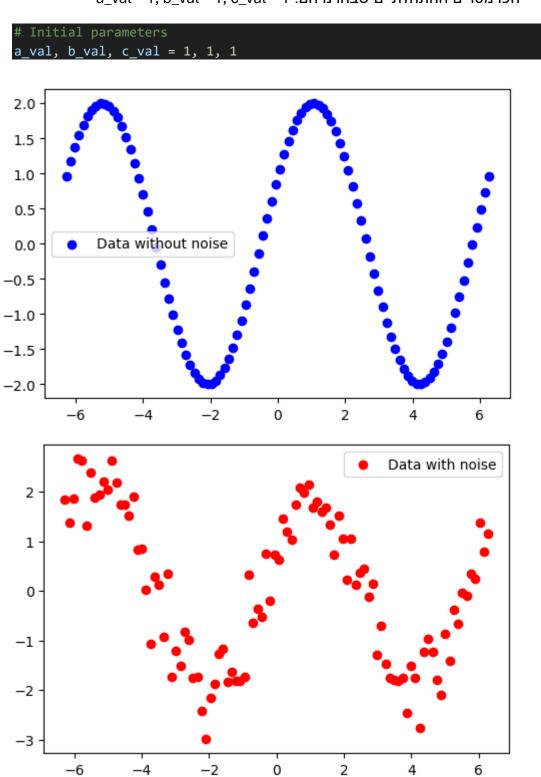
הפרמטרים הסופיים שהפונקציה curve\_fit מצאה הם:

- a = 3.318145436025057 •
- b = 1.488977981749276 •

הפרמטר a הוא הערך שבו הפונקציה הסינוסואידלית מתחילה (הגובה שלה), והפרמטר b הוא התדירות של הפונקציה. אם נשווה את הערכים האלה לערכים האמיתיים שהשתמשת בהם כדי ליצור את הנתונים, נראה שהפונקציה curve\_fit מצאה פרמטרים שדי קרובים לערכים האמיתיים. זה מראה שהפונקציה curve\_fit יכולה להיות כלי יעיל למציאת הפרמטרים של מודל שמתאים לנתונים.

 $f(x) = a \cdot sin(b \cdot x + c)$  ה. המודל שבחרו הוא:

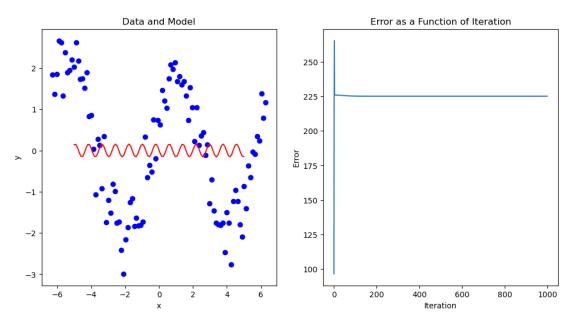
c -ı b ,a a\_val = 1, b\_val = 1, c\_val = 1 :הפרמטרים ההתחלתיים שבחרנו הם



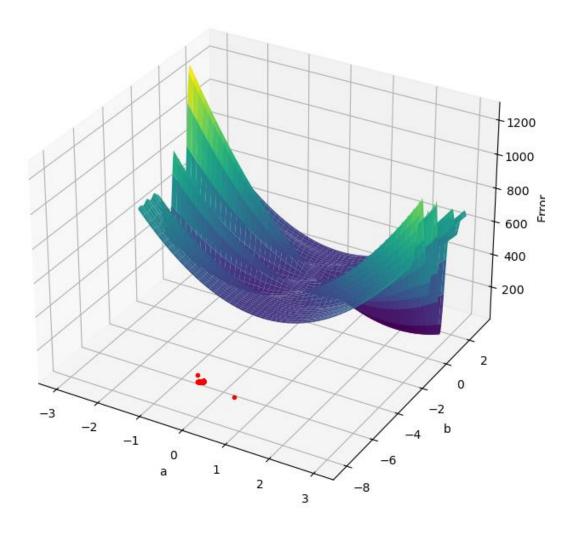
2

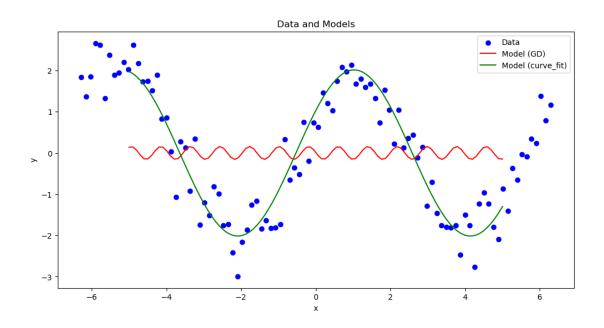
6

-6



**Error Surface Over Parameters** 





# :Gradient descent פרמטרים שנמצאו על ידי

Final parameters: a=0.15534552265847998, b=-7.934037154730188, c=0.0804089890396507

### :curve\_fit פרמטרים שנמצאו על ידי

Parameters found by curve\_fit: a=2.0156616351282866, b=1.0093224363174194, c=0.5359304117967073

#### :Gradient descent - הזמן שלוקח

Time elapsed for gradient descent: 2.051109552383423 seconds

#### :curve fit -הזמן שלוקח ל

Time elapsed for curve\_fit: 0.0010044574737548828 seconds

: curve\_fit-ו Gradient descent (GD) ההבדלים בין שתי השיטות,

#### זמן הריצה:

- ילקח כ-2.05 שניות למצוא את הפרמטרים: Gradient descent ⊙ האופטימליים.
- שיטה זו הייתה מהירה באופן משמעותי, ולקחה רק: curve\_fit co.001-

#### הפרמטרים הסופיים:

- הפרמטרים הסופיים היו :Gradient descent ∘ . a=0.1553, b=-7.9340, c=0.0804
- curve\_fit: הפרמטרים היו שונים באופן משמעותי עם הערכים: a=2.0157, b=1.0093, c=0.5359

# איכות ההתאמה (כפי שנראית מהגרף):

- המודל של Gradient descent: הקו האדום אינו מתאים לנקודות
   הנתונים באופן מדויק; נראה שהמודל מתחת למידה הנדרשת.
- המודל של curve\_fit: הקו הירוק מתאים לנקודות הנתונים באופןמדויק יותר, ומתפס את המגמה הבסיסית באופן יעיל.

ההבדלים נובעים מהתכונות הייחודיות של כל שיטה:

- יהו אלגוריתם אופטימיזציה איטרטיבי שמשמש: Gradient descent: לעיתים קרובות למציאת המינימום של פונקציה; במקרה זה, ייתכן שהוא לא התכנס לערכים האופטימליים במהלך האיטרציות או שנתקע במינימום מקומי, מה שהוביל להערכות פרמטר שאינן אופטימליות.
- curve\_fit : בדרך כלל משתמשת בריבועים פחותים לא ליניאריים להתאמת פונקציה לנתונים, שיכולה להיות יעילה ומדויקת יותר אך יכולה גם להתלוות על הערכות פרמטר ראשוניות.

# <u>שאלה 3</u>

א.

- (p1 and not p2) or (p1 and not p4) .1
  - (p3 or p9) and p1.2
    - (not p5) and p1 .3
- ב. נחשב את מספר הכללים שמסווגים נכונה את סט האימון: גודל המטריצה הוא 8 על 8. ולכן, מספר המטריצות האפשריות הוא:  $9^2 = 512$

סט האימון שלנו מכיל 6 מטריצות מתוך כל המטריצות (מתוך 512 מטריצות). לכן, סט המבחן יכיל 506 מטריצות.

יש לנו שתי תשובות אפשריות – TRUE או FALSE. לכן, כל מטריצה יש לנו שתי תשובות אפשריות – TRUE או FALSE.

.  $2^{506}$  מספר הכללים שמסווגים את מס האימון הוא:  $\Leftarrow$