Core concepts in Data Analytics and ML





סוגי למידת מכונה

Supervised Learning Unsupervised Learning Reinforcement Learning

רגרסיה לינארית

Features
Target/Label
prediction
Weight
bias







למידת מכונה היא תת-תחום של בינה מלאכותית שבו מחשבים לומדים לזהות דפוסים מנתונים, במקום להיות מתוכנתים באופן מפורש. מקום לתכנת את הכללים, אנו מלמדים

את המחשב לזהות אותם לבד.



Linear Regression Visualization Training Data Testing Data Regression Line 25 20 Target (y) 15 5 0 -5 10 Feature (X)

למידה מפוקחת:(Supervised Learning)

למידה על נתונים עם תגיות.

המחשב לומד על סמך נתונים "מתויגים" – כלומר, יש תשובה נכונה לכל דוגמה באימון.

<u>דוגמאות נפוצות:</u>

חיזוי Regression- ניבוי ערכים כמותיים סיווג- classification- חלוקה לקבוצות.

https://teachablemachine.withgoogle.co m/train



100 - 60 80 Spending Score - 50 60 -40 - 30 20 - 20 0 -20 40 100 120 140 80 Annual Income (k\$)

ילמידה לא-מפוקחת Unsupervised)

Learning):

זיהוי דפוסים ללא תגיות.

סיווג לקבוצות לפי דמיון. Clustering: •

דוגמה: קיבוץ לקוחות לפי התנהגות רכישה.

- . זיהוי קשרים בין פריטים Association: •
- ∙דוגמה: זיהוי שאנשים שקונים חיתולים נוטים

לקנות גם בירה.



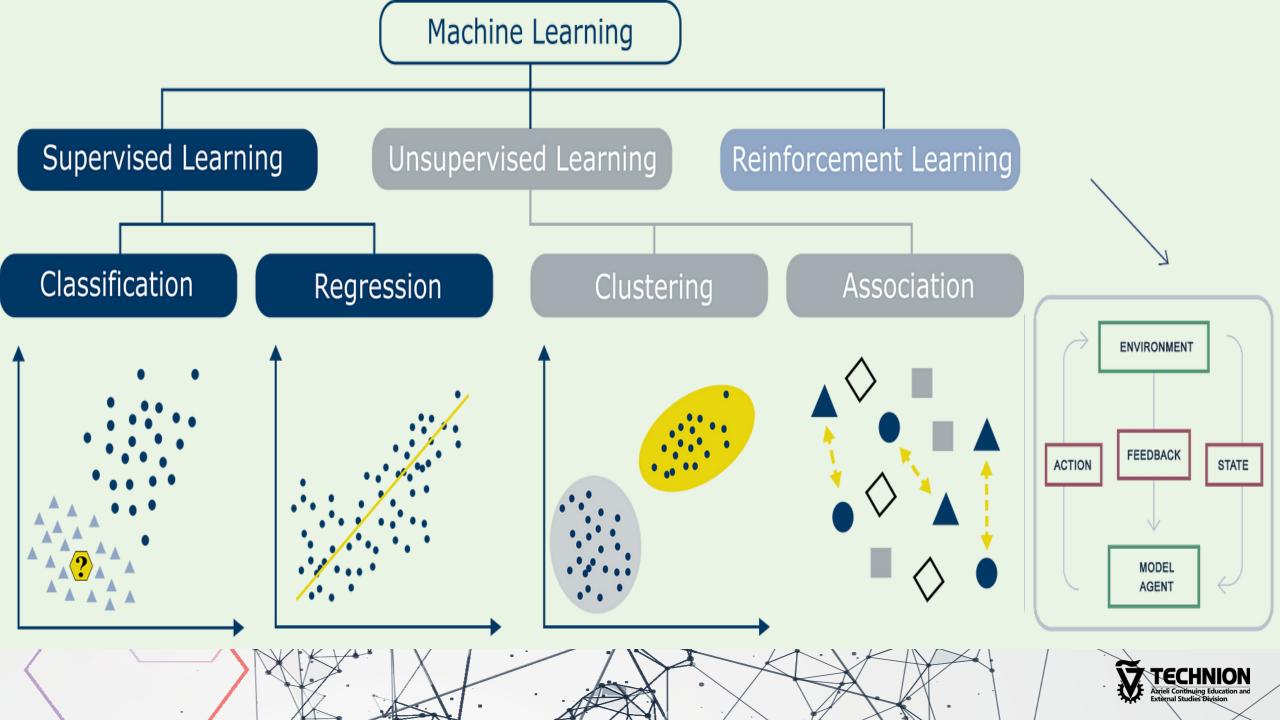


למידת חיזוק (Reinforcement Learning) למידה באמצעות ניסוי וטעייה עם תגמולים ועונשים. דוגמה: alphazero



classification סיווג	regression חיזוי	משימה
זבל / לא זבל		זיהוי דואר זבל
	ניבוי מחיר	מה מחיר דירה ע"פ שטח
חלוה / בריא	רמת סיכון באחוזים	הגדרת מצב רפואי



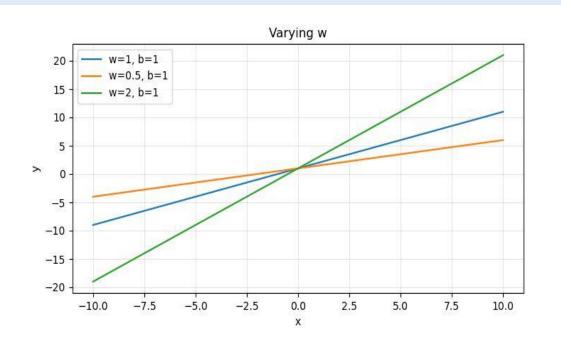


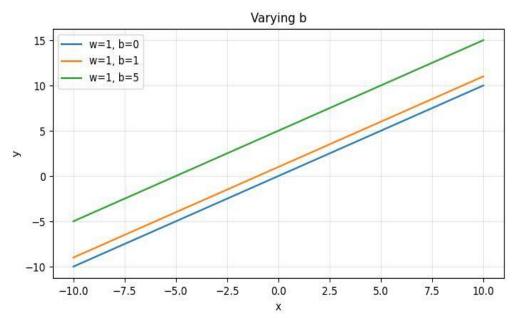
Linear regression



רגרסיה לינארית היא מודל שמנסה למצוא קו ישר שמייצג את הקשר בין משתנה תלוי למשתנה עצמאי (בלתי תלוי). המשוואה:

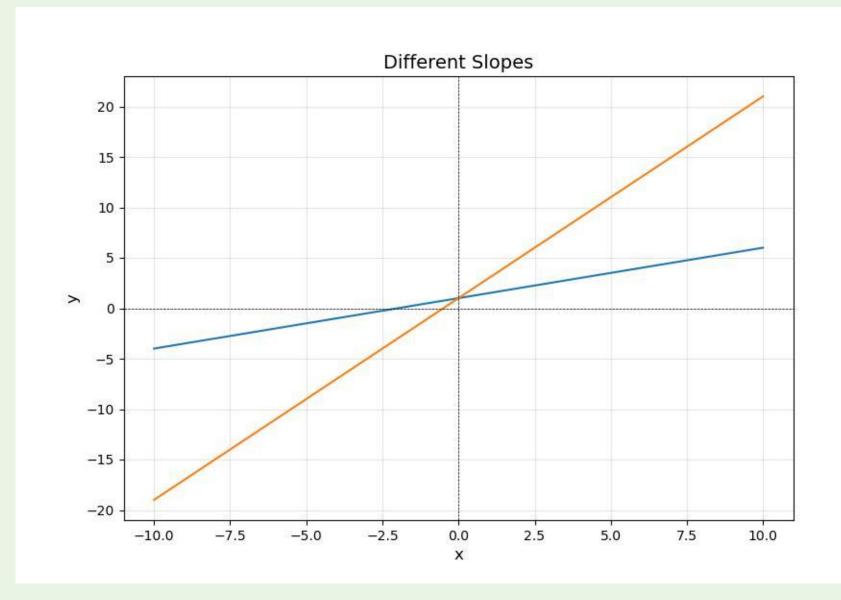
$$y = wx + b$$



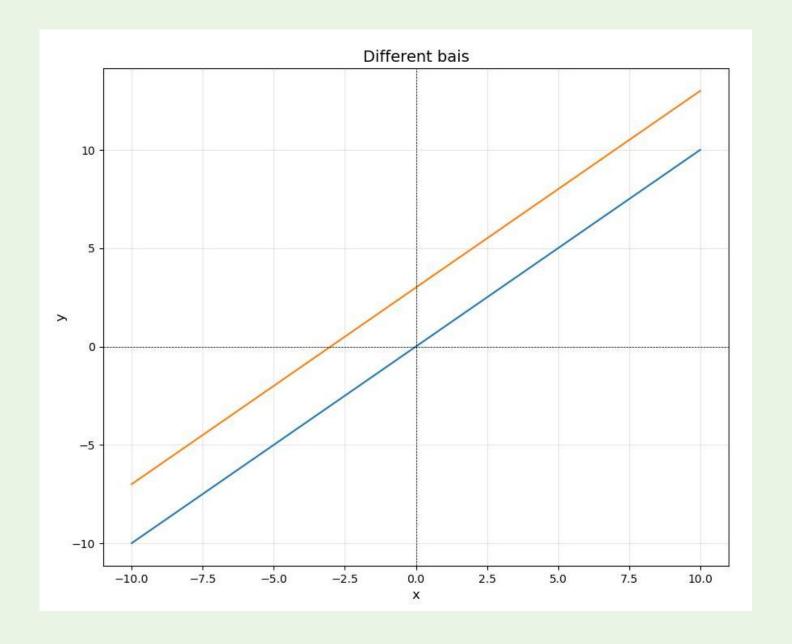


Linear regression

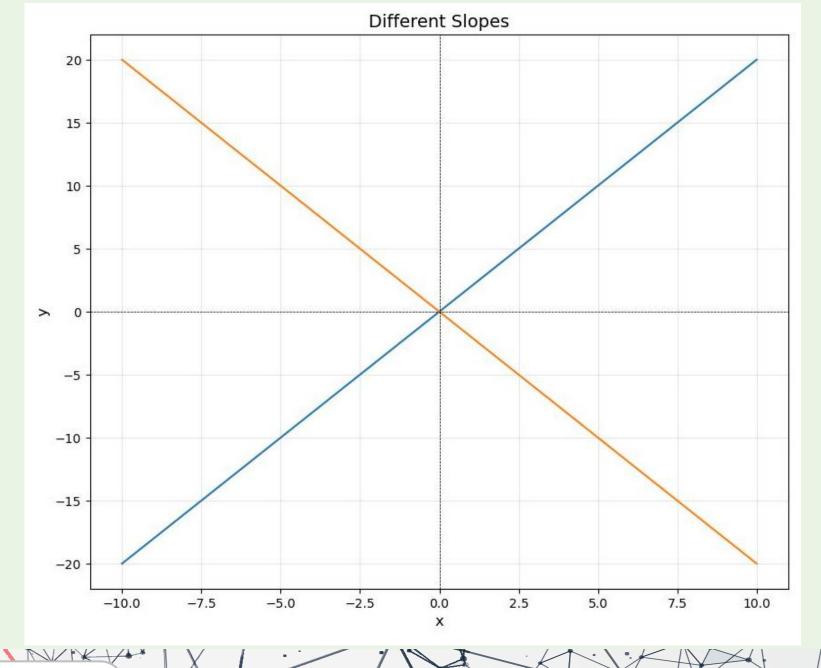






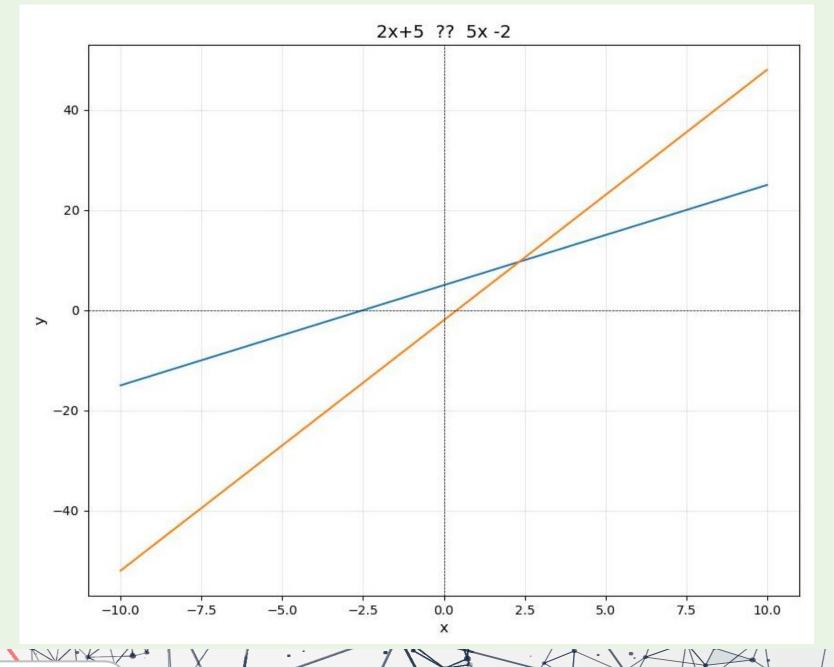






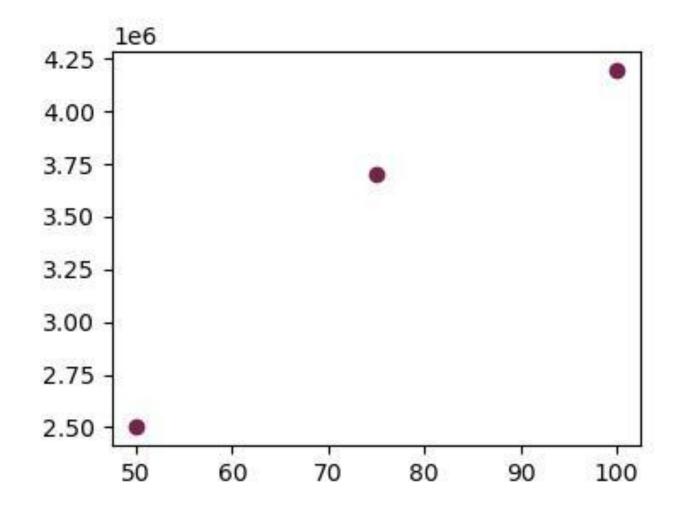












מחיר מוגזם	גודל דירה
2500000	50
3700000	75
4200000	100

$$y = wx + b$$





X	Features
У	Target/Label
$\widehat{\mathcal{Y}}$	prediction
$x^{(i)}$, $y^{(i)}$	The i th training sample
m	Number of training samples
W	Weight/confidence
b	bias



OLS - Ordinary Least Squares

שיטה סטטיסטית שמטרתה למצוא את הקו הישר (או המשטח) שמתאים לנתונים בצורה הטובה ביותר.

(Sum of Squared Errors, SSE) עושה זאת על ידי מזעור סכום ריבועי השגיאות OLS

$$\min_w \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

OLS מחפש את הערכים של w שממזערים את ריבועי ההבדלים במטרה למצוא את המקדמים הטובים ביותר למודל (למשל, בשיטת הרגרסיה הליניארית).

רך השגיאה) יהיה הקטן ביותר MSE המודל המתקבל הוא המודל שבו

