

**פתרון מטלה 3 – חישוביות וקוגניציה, 6119**

19 בנובמבר 2025



## שאלת הוכנה

### סעיף א'

תהי  $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m$  :  $f$  אשר מקבל משתנה מקרי  $\bar{x}$ . נניח שפרטנון לינארי מנסה ללמידה את  $f$  עם  $x$  באלגוריתם Batch יחד עם פונקציית שגיאה כלשהי. נסמן ב- $\bar{w}$  את תוצאה הלמידה אחרי  $n$  צעדי עדכון, ובנבדוק מה משפייע על שגיאת ההכללה ( $\bar{w}$ )  $\varepsilon_g(\bar{w})$ .

פרטנון נניח ש-  $\varepsilon : \mathbb{R}^{m+1} \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  פונקציית השגיאה, או בהגדלה,

$$\varepsilon_g(\bar{w}) = \mathbb{E}(\bar{w}\bar{x}, f(\bar{x}))$$

ולכן  $\varepsilon$  תלוי ב- $f$  (תשובה א'), בפונקציית השגיאה שנבחרה (תשובה ב') התפלגות  $\bar{x}$  (תשובה ג'). נשים לב שידוע כי  $L \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \varepsilon$  ולכן יש תלות גם ב- $\bar{w}$  (תשובה ד') וב- $n$  (תשובה ז').

נבחין כי כתולות בימוד ובחירה דוגמאות אופטימלית נוכל גם להשפייע על השגיאה להיות מינימלית (על-ידי קופלי לגרנו' או גיריה) ולכן גם מספר הדוגמאות יכול להשפייע וכן הדוגמאות הספציפיות שנבחרו (כלומר תשובות ה' וו'), אבל זהו הנחה נוספת שאין לנו סיבה להנחתה בתנאי השאלה.

### סעיף ב'

נתונות שתי פונקציות  $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^3$  המוגדרות על-ידי,

$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + 2x_2 - x_3, \quad g(x_1, x_2, x_3) = 3x_1^2 + 2x_2 + 1$$

ובנבדוק מה ניתן לומר על וקטורי הגרדיאנט של  $f, g$  ב-  $x_0 \in \mathbb{R}^3$  כך ש-  $x_i \neq 0 \forall i \leq 3$ ,  $x_i = 0$  ב- $i=0$ .  
פרטנון מתקיים,

$$\nabla f(x) = (2x_1, 2, -1), \quad \nabla g(x) = (6x_1, 2, 0)$$

ולכן מההנחה מתקיים  $6x_1 \neq 2x_1$  וכן  $-1 \neq 0$ , שכן הם שונים באיבר השלישי והראשון (תשובה ב').  
אם נניח רק ש-  $x \neq 0$  אז הם שונים ברכיב אחד במקרה שבו  $x_1 = 0$ .

### סעיף ג'

תהי רשת נוירונים לינאריים מארQUITקטורה לא ידועה שמנסה ללמידה פונקציה לא לינארית בעזרת אלגוריתם online, נבדוק מה נכון במקרה זה.  
פרטנון אם קצב הלימוד  $\eta$  גדול ביחס לגרדיאנט ולמרחוק מהמינימום המקומי אז לא מובטחת התכנסות, כלומר הגעה לשגיאה אופטימלית תדרוש הרבה זמן (תשובה ב').  
נניח שאנו מאמנים כמה נתונה של פעמים על דוגמאות ספציפיות או הקטנת  $\eta$  תיעיל את תהליך האימון (תשובה ג').

## שאלה 1

תהי  $f : \mathbb{R}^4 \rightarrow \mathbb{R}$  המוגדרת על-ידי  $f(x) = x^t \cdot x + a^t \cdot x$  כאשר  $a = (2, 4, 8, 16)^t$

### סעיף א'

נסמן  $x_0 = 1$  ונחשב את  $f(x_0)$ .  
פתרון מתקיים  $f(x_0) = f(1) = 1 \cdot 1 + a \cdot 1 = 2 + 4 + 8 + 16 = 30$  וקטור סקלרי.

### סעיף ב'

נחשב את הגרדיאנט של  $f$  וכן את ערכו ב- $x_0$ .  
פתרון מתקיים,

$$\nabla f(x) = D(x^t x + a^t x) = 2x + a$$

$\nabla f(1) = 2 \cdot 1 + a = a + 2 = a + 2$ .  $\nabla f(x_1, x_2, x_3, x_4) = (2x_1 + a_1, 2x_2 + a_2, 2x_3 + a_3, 2x_4 + a_4)$  בחתום גם  $(4, 6, 10, 18)^t$ .

### סעיף ג'

נבדוק את  $f(x_0 + \varepsilon) - f(x_0)$ ,  
 $\varepsilon^1 = (0.1, 0.2, 0.1, 0.2)^t$ ,  $\varepsilon^2 = (0.1, 0.2, 0.2, 0.1)^t$ ,  $\varepsilon^3 = (0.2, 0.2, 0.1, 0.1)^t$

פתרון נבחין כי  $f(x_0) = 30 \parallel x_0 + \varepsilon^i \parallel^2 = 5.3$  ולכן,

$$f(x_0 + \varepsilon^1) - f(x_0) = 5.3 + a^t(x_0 + \varepsilon^1) - 30 = 5.3 - a^t \varepsilon^1 = 0.3$$

ולכן באופן דומה נקבל שגם  $f(x_0 + \varepsilon^2) - f(x_0) = 1.7$  וגם  $f(x_0 + \varepsilon^3) - f(x_0) = 1.1$

### סעיף ד'

נחשב את הזווית בין  $\varepsilon^i$  ל- $\nabla f(x_0)$ .  
פתרון לכל  $1 \leq i \leq 3$

$$\theta(\nabla f(x_0), \varepsilon^i) = \arccos\left(\frac{\nabla f(x_0) \cdot \varepsilon^i}{\|\nabla f(x_0)\| \cdot \|\varepsilon^i\|}\right) = \arccos\left(\frac{(4, 6, 10, 18) \cdot \varepsilon^i}{6.89927532426\dots}\right)$$

ולכן מהצבה במחשבון נקבל,

$$\theta(\nabla f(x_0), \varepsilon^1) = 0.454125247397\dots, \quad \theta(\nabla f(x_0), \varepsilon^2) = 0.67181883632\dots, \quad \theta(\nabla f(x_0), \varepsilon^3) = 0.801367264691\dots$$

### סעיף ה'

סביר את המagma שהתקבלה בין הפרשי ג' לבין הזוויות מסעיף ד'.  
פתרון קיבלו שזוויות היא הקטנה ביותר כשההפרש הוא הקטן ביותר, זה לא מפתיע שכן חישבנו קירוב של נגזרת כיוונית  $\varepsilon^{-1}$  בסעיף ב' ובסעיף ד' חישבנו קירוב כזה שוב (שכן זוויות מוגדרת על-ידי נרמול).

### סעיף ו'

נמצא  $\varepsilon$  כך ש-  $f(x_0 + \varepsilon) - f(x_0) = \| \varepsilon \|^2$  יהיה מקסימלי, כאשר

פתרון מצאנו ש- $\nabla f(x_0) = (4, 6, 10, 18)^t$ , לכן כהעתקה לינארית קיבל את העלייה הגבואה ביותר בווקטור הכוון  $\frac{\nabla f(x_0)}{\|\nabla f(x_0)\|}$ , התבקשנו לחשב עבור  $\varepsilon$  עם נורמה  $\|\varepsilon\|$ , וכן נקבע,

$$\varepsilon = \frac{\nabla f(x_0)}{\|\nabla f(x_0)\|} \cdot \|\varepsilon^1\| \approx (0.0579, 0.086, 0.144, 0.2608)^t$$

### סעיף ז'

נכתבו את הקשר שבין הסעיפים הקודמים לבין האלגוריתם של למידת גרדיאנט. פתרון בלמידה גרדיאנט אנו עושים מחשבים את הגרדיאנט במטרה למצוא וקטור כיוון מקסימלי במטרה לקחת את הווקטור המנוגד לו, הגודל  $\|\varepsilon^1\|$  הוא למעשה  $\|\varepsilon\|$ , קבוע הלמידה. עבור להלך ב' של השאלה.

### סעיף א'

עבור  $x, \varepsilon_0 \in \mathbb{R}^n$  נפתח את פולינום טילור שלהם מסדר ראשון לערך  $f(x + \varepsilon)$ .  
 $P_1(x_0 + \varepsilon) = f(x_0) + Df|_{x_0}\varepsilon$ , לכן בפרט גם  $P_1(x) = f(x_0) + Df|_{x_0}(x - x_0)$  הוא מהגדירה נקבע שפיטה סביב  $x_0$ .