

שיטות חישוביות באופטימיזציה 046197

תרגיל מחשב

תאריך הגשה 07/06/2021

דגשים כלליים

- יש להגיש תיקיית zip ובה קבצי הקוד וקובץ pdf המכיל את התשובות לשאלות ואת הגרפים שהינכם מתבקשים להפיק.
- יש לנמק כל תשובה ולהסביר את הגרפים המתקבלים. תשובה/גרף ללא הסבר יקבלו ניקוד חלקי.
- הינכם רשאים לכתוב ב-Matlab או ב-Python.
- בכל מקום בו הינכם מתבקשים לשרטט על גרף פונקציה שגיאה, עליכם להציג את הגרף בסקלה לוגריתמית.

בתרגיל זה נפתור בעיית Least Squares לשערוך פרמטרים.

נתון הפולינום מסדר n :

$$f(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n.$$

המקדמים $a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$ הינם מקדמים לא ידועים שברצוננו לשערך. לשם כך, מבצעים m מדידות ($m > n$):

$$y_i = f(x_i) + w_i, \quad i = 1, 2, \dots, m.$$

נקודות המדידה, x_i , ידועות, אך למדידה מתווסף רעש גאוס, $w_i \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$. הרעש במדידה ה- i בלתי תלוי ברעש במדידות האחרות. נסמן:

$$\mathbf{a} = \begin{bmatrix} a_0 & a_1 & \dots & a_n \end{bmatrix}^T \in \mathbb{R}^{n+1}$$

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 & y_2 & \dots & y_m \end{bmatrix}^T \in \mathbb{R}^m$$

מוצע לשערך את \mathbf{a} ע"י פתרון בעיית האופטימיזציה

$$\min_{\mathbf{a}} \left\{ \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m (y_i - f(x_i))^2 \right\}.$$

1. מצאו מטריצה $X \in \mathbb{R}^{m \times (n+1)}$ שעבורה הבעיה (P) שקולה לבעיה הבאה:

$$(P) \quad \min_{\mathbf{a}} \left\{ h(\mathbf{a}) = \frac{1}{2m} \|\mathbf{y} - X\mathbf{a}\|_2^2 \right\}.$$

2. הראו כי הבעיה (P) קמורה, ומצאו את הפתרון שלה באופן אנליטי (הניחו כי דרגת המטריצה X היא $n+1$).

נניח מעתה כי $n = 3$ וכי $a_0 = 0, a_1 = 1, a_2 = 1/2, a_3 = -2$.

צרו וקטור $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ של $m = 10,000$ נקודות מדידה הנדגמות באקראי מתוך פילוג אחיד על פני הקטע $[-1, 1]$. חשבו את f על פני נקודות המדידה וצרו את הוקטור \mathbf{y} על ידי הוספת רעש גאוסני בעל שונות $\sigma^2 = 0.5$ לכל אחת מהמדידות, כפי שתואר מעלה.

חלק 1

3. כתבו פונקציה המקבלת כקלט את הוקטורים \mathbf{x} ו- \mathbf{y} , ומחזירה כפלט את וקטור המקדמים המשוערך $\hat{\mathbf{a}}$, כלומר, על הפונקציה לממש את פתרון הבעיה (P) . נסמן: $h(\hat{\mathbf{a}}) = h^*$.

4. הריצו את הפונקציה הנ"ל עבור הוקטורים \mathbf{x} ו- \mathbf{y} שיצרתם. שרטטו על גרף אחד בקטע $[-1, 1]$ את:

- הפולינום $f(x)$
- וקטור המדידות המורעשות, \mathbf{y} (באמצעות scatter)
- הפולינום המשוערך $\hat{f}(x)$, שמקדמיו הם $\hat{\mathbf{a}}$

כעת, הניחו כי הפתרון האופטימלי לבעיה (P) מתקבל בתחום $C = \{\mathbf{a} \in \mathbb{R}^{n+1} : \|\mathbf{a}\|_2 \leq r\}$, עבור $r = 4$.
הערה: שימו לב כי וקטור המקדמים ה"אמיתי" (זה שבעזרתו מיוצרות המדידות) אכן ב- C .

אם כן, נתעניין כעת בבעיה המאולצת הבאה:

$$(P') \quad \begin{array}{ll} \min_{\mathbf{a}} & h(\mathbf{a}) = \frac{1}{2m} \|\mathbf{y} - X\mathbf{a}\|_2^2 \\ \text{s.t.} & \|\mathbf{a}\|_2 \leq r. \end{array}$$

עבור בעיה זו, מתקיים:

$$D \equiv \text{diam} C = 2r.$$

כמו כן, ניתן להראות שפונקציית המטרה רציפה ליפשיץ בתחום C עם קבוע הנתון על ידי

$$G = 2r \cdot \lambda_{\max} \left(\frac{X^T X}{m} \right) + \left\| \frac{X^T \mathbf{y}}{m} \right\|_2$$

כאשר $\lambda_{\max} \left(\frac{X^T X}{m} \right)$ הוא הערך העצמי המקסימלי של המטריצה $\frac{1}{m} X^T X$.

חלק 2

5. כתבו פונקציה המקבלת כקלט את הוקטורים \mathbf{x} ו- \mathbf{y} (וייתכן פרמטרים נוספים) ומממשת את אלגוריתם הגרדיאנט המוטל עבור הבעיה (P') :

- הגרילו את נקודת ההתחלה מפילוג נורמלי, $\mathbf{a}_0 \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, I)$.
- קבעו תנאי עצירה מהצורה $\|\nabla h(\mathbf{a})\|_2 \leq \epsilon$.
- הגבילו את מספר הצעדים הכולל של האלגוריתם.

הדרכה: בדומה למה שראינו בכיתה, ההיטל על הקבוצה C הנ"ל נתון על ידי

$$P_C(\mathbf{a}) = \begin{cases} r \cdot \frac{\mathbf{a}}{\|\mathbf{a}\|_2}, & \mathbf{a} \notin C \\ \mathbf{a}, & \mathbf{a} \in C \end{cases}$$

6. הריצו את הפונקציה הנ"ל עבור שתי בחירות גודל הצעד הבאות:

• גודל צעד דועך:

$$\eta_t = \frac{D}{G\sqrt{t}}, \quad t = 1, 2, \dots$$

• גודל צעד אדפטיבי (AdaGrad):

$$\eta_t = \frac{D}{\sqrt{2 \sum_{\tau=1}^t \|g_\tau\|_2^2}}, \quad t = 1, 2, \dots$$

שרטטו על גרף אחד, בסקלה לוגריתמית, את פונקציית השגיאה כתלות במספר האיטרציות של האלגוריתם, כלומר, את $e_t = h(a_t) - h^*$, עבור שתי בחירות גודל הצעד. הסבירו.

למעשה, פונקציית המטרה $h(a)$ היא חלקה.

7. הוכיחו כי קבוע החלקות של פונקציית המטרה $h(a)$ נתון על ידי

$$L = \lambda_{\max} \left(\frac{X^T X}{m} \right).$$

8. הריצו את הפונקציה מסעיף 5 עבור שלושת הבחירות הבאות של גודל צעד קבוע: $\eta = 1/10L, 1/L, 10/L$. שרטטו על גרף אחד, בסקלה לוגריתמית, את פונקציית השגיאה כתלות במספר האיטרציות של האלגוריתם עבור הבחירות הנ"ל. הסבירו.

9. השוו בין AdaGrad לבין בחירת גודל צעד קבוע $\eta = 1/L$ (הציגו על גרף אחד את פונקציית השגיאה עבור שניהם). הסבירו כיצד התוצאות מתיישבות עם החסמים התיאורטיים שלמדנו.

חלק 3

10. כתבו פונקציה המקבלת כקלט את הוקטורים x ו- y ופרמטר $b \in \{1, \dots, m\}$ (וייתכן פרמטרים נוספים) ומממשת את אלגוריתם הגרדיאנט הסטוכסטי (המוטל) בגרסת ה-mini-batch עבור הבעיה (P') , כלומר, וקטור הגרדיאנט משוערך באמצעות דגימה אחידה של b מתוך m המדידות. כלל העדכון של האלגוריתם הינו מהצורה:

$$a_{t+1} = P_C(a_t - \eta_{t+1} g_t),$$

עבור בחירת גודל צעד דועך:

$$\eta_t = \frac{D}{G\sqrt{t}}, \quad t = 1, 2, \dots$$

11. הריצו את הפונקציה הנ"ל עבור הבחירות הבאות של גודל mini-batch: $b = 1, 10, 100, 10000$.

- שרטטו על גרף אחד את פונקציית השגיאה כתלות במספר האיטרציות של האלגוריתם עבור כל אחת מהבחירות הנ"ל.
- שרטטו על גרף אחד את פונקציית השגיאה כתלות בזמן שעבר מתחילת האלגוריתם עבור כל אחת מהבחירות הנ"ל.

חוו דעתכם על התוצאות. התייחסו להבדלים בין הבחירות השונות של גודל mini-batch.