# מודלים לא לינאריים בחקר ביצועים --- תרגיל בית 6

## 2024 במאי 26

## הנחיות להגשה

- יש להגיש שני קבצים בלבד:
- עם תשובות לשאלות וצילום מסך של קוד ופלטים. -
- קובץ ZIP המכיל את כל קובצי הקוד אותם נדרשתם לכתוב.

#### אאלה 1

 $\mathbf{a}_i$ תהי  $\mathbf{a}_i$  ששורותיה הם הווקטורים  $\mathbf{a}_i^T,\dots,\mathbf{a}_m^T$  נניח ש־ $\mathbf{a}_i^T,\dots,\mathbf{a}_m^T$  ששורותיה הם הווקטורים  $\mathbf{a}\in\mathbb{R}^{m\times n}$  נניח ש־ $\mathbf{a}_i^T,\dots,\mathbf{a}_m^T$  מוגדר להיות פתרון בעיית ווקטור של  $\mathbf{b}\in\mathbb{R}^m$  ונגדיר את הפוליגון  $\mathbf{b}\in\mathbb{R}^m$  המרכז האנליטי של  $\mathbf{b}\in\mathbb{R}^m$  האופטימיזציה

$$\min_{\mathbf{x} \in \text{interior}(\mathcal{P})} \left\{ f(\mathbf{x}) \equiv -\sum_{i=1}^{m} \ln \left( \mathbf{b}_{i} - \mathbf{a}_{i}^{T} \mathbf{x} \right) \right\}$$

הערה: המשמעות הגאומטרית של המרכז האנליטי היא שזו הנקודה שמכפלת מרחקיה מכל אחד מגבולות הפוליגון היא הגדולה ביותר. לנקודה זו יש משמעות בתחומים שונים בפיזיקה.

- $\mathbf{x}\in\operatorname{interior}\left(\mathcal{P}
  ight)$  לכל  $abla^{2}f\left(\mathbf{x}
  ight)\succeq0$  א. הוכיחו כי
- הכוונה: שימו לב שלפונקציה זו יש חלקים לינאריים.
- $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$  ולכל  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m imes n}$  ולכל בעיה פתרון מיטבי לבעיה בהכרח מתקבל
- ג. בהרצאה ראינו את משפט ההתכנסות של שיטת ניוטון הטהורה עבור f המוגדרת בכל  $\mathbb{R}^n$ . ניתן לנסח משפט בהרצאה ראינו את משפט הגדרה בתחום הגדרה פתוח כשכל האיטרציות  $\left\{\mathbf{x}^k\right\}_{k\geq 0}$  נמצאות בתוך התחום. הראו שעבור

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

m>0 כך ,interior ( $\mathcal{P}$ ) אז לבעיה ממרכז האנליטי קיים פתרון מיטבי בתחום ,m>0 כך המרכז המרכז האנליטי קיים m>0 כל בתחום המגדרה של  $\nabla^2 f(\mathbf{x})\succeq m\mathbf{I}_2$ 

הערה: המשמעות של כך היא שמצאנו פונקציה f בעלת פתרון מיטבי שמשפט ההתכנסות של שיטת ניוטון הטהורה לא מבטיח עבורה התכנסות.

ד. ממשו פונקציית python המופעלת באופן הבא:

$$xs$$
,  $fs = analytic center(A, b, x0)$ 

הפונקציה מחשבת את המרכז האנליטי של הפוליגון  $\mathcal P$  באמצעות שיטת ניוטון עם גודל צעד הנבחר ע"י עקיבה הפונקציה מחשבת את המרכז האנליטי של הפוליגון  $\beta=\frac12$  ונקודת התחלה  $\mathbf x^0$ . השתמשו בתנאי העצירה  $\alpha=\frac14$  ,s=2 ונקודת המחלה  $\mathbf x^0$  הפלט  $\mathbf x^0$  הוא וקטור באורך האיטרציה שבה העמודה  $\mathbf x^0$  היא האיטרציה  $\mathbf x^0$  כולל האיטרציות, כולל האיטרציה  $\mathbf x^0$  של האיטרציה  $\mathbf x^0$  הפלט  $\mathbf x^0$  הפלט פון של האיטרציה  $\mathbf x^0$  היא האיטרציה  $\mathbf x^0$  הפלט פון של האיטרציה  $\mathbf x^0$  האיטרציה  $\mathbf x^0$  הפלט של האיטרציה האיטרציה שבה העמודה באורך של האיטרציה של האיטרציה באורף האיטרציה באורף האיטרציות, כולל האיטרציה באורף המודר באורף האיטרציה באורף

תוכלו  $\mathbf{x}^0$  ווונדת היחידה שיש לבצע היא שנקודת ההתחלה בדיקת מצאת בתחום ההגדרה ( $\mathbf{x}^0$  ווונלו בדיקת הקלט היחידה שיש לבצע היא שנקודת ההתחלה שנקונה יש פתרון מיטבי.

ה. כיתבו סקריפט בשם test analytic center שמוצא את המרכז האנליטי של המערכת

$$\begin{cases} 2x + 10y \le 1 \\ x \le 0 \\ -x + 3y \le 2 \\ -x - y \le 2 \end{cases}$$

באמצעות הפונקציה מהסעיף הקודם. נקודת ההתחלה היא x=-1.99 ו־טx=-1.99 באמצעות מהסעיף הקודם.

בתחום  $\left\{\mathbf{x}^k\right\}_{k>0}$  יחד עם הנקודות קווי הגובה הגובה הגובה את קווי הגובה סווי הגובה בתרשים הראשון רואים את

$$Q = \left\{ x \in [-2, 0], y \in \left[-2, \frac{1}{2}\right] \right\} \supset \mathcal{P}$$

השתמשו בפונקציה contour תחת (plt.subplots), שימו לב ש־f לא מוגדרת בכל  $\mathcal Q$  עבור גבהים אלה, לכן בשביל לחשב את קווי הגובה רק בתחום  $\mathcal P$  כיתבו את שורות הקוד הבאות:

```
z[(~np.isreal(z))] = 10**10
z = z.real
z = z.reshape(x.T.shape).T
fs.reverse()
```

כאשר z מייצג את ערכי הפונקציה f בתחום Q. באותו תרשים שרטטו גם אם הפוליגון P. השתמשו Polygon לצורך כך בפונקציות Polygon ו־PatchCollection.

האחרונה. האחרונה איטרציה האיטרציה לכל  $f\left(\mathbf{x}^k\right) - f\left(\mathbf{x}^N\right)$  היא האיטרציה האחרונה. בתרשים השני רואים את איר לוגריתמי.

# שאלה 2

א. כיתבו פונקציית היפוש קווי גנרית. הפונקציה שיטת ניוטון ההיברידית עבור שיטת חיפוש קווי גנרית. הפונקציה מופעלת באופן הבא:

```
x, fs, gs, ts, newton = hybrid newton(f, gf, hf, lsearch, x0, eps)
```

כאשר הקלטים הם:

- . בהתאמה  $abla^2 f$  וההסיאן  $abla^f$  בהתאמה הגרדיאנט  $abla^f$  בהתאמה הפונקציה  $abla^f$  הגרדיאנט  $abla^f$  וההסיאן
  - x0 ב־־ נקודת ההתחלה של השיטה.
- $.\big\|\nabla f\left(x^{k}\right)\big\|\leq\varepsilon$  העצירה תנאי לפי תנאי השיטה השיטה ביוק. פps •

ווי המופעלת באופן הבא: 1search • בי־ פונקציית חיפוש קווי

tk = lsearch(xk, gk, direction)

כאשר לה הוא גודל הצעד המוחזר, xk היא האיטרציה הנוכחית, gk הוא הגרדיאנט באיטרציה הנוכחית tk הוא האיטרציה באר המוחזר, tk לוריכנים, tk שני רכיבים, כך ש־direction[0] הוא מערך עם שני רכיבים, כך ש־mewton (ר'tk) הוא tk שני הערכים 'newton' בהתאם.

הפונקציה מחזירה את הפלטים הבאים:

- . ב־־ הנקודה אליה התכנסה השיטה. x •
- .4 בתרגיל בתרגיל שהוגדרו כפי שהוגדרו בתרגיל שגודלם ככמות האיטרציות ביי fs, gs, ts  $\bullet$
- האלגוריתם באיטרציה ה־k השלטח אם newton[k]=1 שיטרציות כל האלגוריתם בחר הפעודלו ככמות האיטרציות פיוטון הארדיאנט.  $\mathbf{d}^k$  לפי שיטת ניוטון, ו־0 אם לפי שיטת הגרדיאנט.

. את הבדיקה האם לבצע שלכדי עש לבצע שולסקי. את הבדיקה האם  $abla^2 f\left(x\right) \succ 0$ 

ב. כיתבו פונקציית python באופן הבא:

lsearch = hybrid back(f, alpha, beta, s)

המחזירה פונקציית חיפוש קווי כפי שהוגדרה בסעיף הקודם, המממשת את שיטת עקיבה לאחור עבור כיוון שנבחר לפי שיטת הגרדיאנט, וגודל צעד קבוע בגודל 1 עבור כיוון שנבחר לפי שיטת ניוטון (שיטת ניוטון הטרה לפי שיטת הגרדיאנט, וגודל צעד קבוע בגודל s>0 עבור כיוון s>0 ו־ $\alpha,\beta\in(0,1)$ . אין צורך לבדוק את תקינות הקלט.

על הפונקציה  $\beta=\frac{1}{2}$ ו  $\alpha=\frac{1}{4}$  ,s=1 הפעילו את השיטה מסעיף א' עם החיפוש הקווי מסעיף ב' עם פרמטרים  $\beta=\frac{1}{2}$  ונקודת ההתחלה  $\beta=\frac{1}{2}$  ונקודת החתחלה  $\beta=\frac{1}{2}$  ונק

צרפו תרשים אחד הכולל:

- המערך לוגריתמי בסולם לוגריתמי בכל איטרציה, יחד עם סוג הכיוון (ניוטון/גרדיאנט) אותו האלגוריתם בחל לוגריתמי בכל איטרציה.  $\varepsilon=10^{-6}$ בחר. השתמשו ב
- המערך לפי שיטת הגרדיאנט עם עקיבה לאחור עם פרמטרים הגרדיאנט שיטת הגרדיאנט עם לה ל $\beta=\frac{1}{2}$  ויותם לה המערך לה לה לה לה להשתמש בפונקציות אותן כתבתם בתרגיל בית 4 (רק זיכרו להתאים את תנאי העצירה).

בהסתמך על התרשים, האם האלגוריתם ההיברידי עם גודל צעד שנבחר לפי סעיף ב' הוא אלגוריתם ירידה! הציעו שינוי שניתן ליישם בגדול הצעד בשביל להפוך אותו לאלגוריתם ירידה (אין צורך לספק הוכחה מתמטית או לממש קוד).

#### שאלה 3

נתונה  $f:\mathbb{R}^n o\mathbb{R}$  המוגדרת על־ידי

$$f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b}\|^2 + \sum_{i=1}^{n-1} \ln \left( e^{\mathbf{x}_i - 2\mathbf{x}_{i+1} + 1} + \epsilon_i \right)$$

 $\mathbf{A}, \epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_{n-1} > 0$ ו ש $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$  מדרגת עמודות מלאה,  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m imes n}$ 

א. הוכיחו כי השיטה ההיברידית תמיד תבחר באיטרציית ניוטון.

m את בשביל למצוא את  $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$  בשביל למצוא את הכוונה: ניתן להשתמש בפירוק

- הטוון הטהורה. t החבועים שיטת ניוטון הטהורה.  $\delta$  המופיעים המופיעים בתנאי החבועה  $\delta$  המופיעים בתנאי החבועים את הקבועים בתנאי המופיעים בתנאי
  - ג. הוכיחו כי מתקיימים תנאי משפט ההתכנסות של שיטת ניוטון הטהורה.

f של תחתון של ומיצאו  $t_1,t_2,\ldots,t_{n-1}\in\mathbb{R}$  לכל וויה: שימו לב כי  $\prod_{i=1}^{n-1}(e^{t_i}+\epsilon_i)>\prod_{i=1}^{n-1}\epsilon_i$  ומיצאו חסם תחתון של

איש A שונות של  $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_{n-1} > 0$  יש השפעה לבחירות שונות של האם לבחירות שונות של האם לבחירות שונות של האם לבחירות שונות של האם השפעה? הסבירו במילים את תשובתכם.

## שאלה 4

עבור המינימיזציה בעיית בעיית נסתכל  $c_i \in \mathbb{R}$  קבועים m גזירות ברציפות גזירות גזירות פונקציות  $f_i \colon \mathbb{R}^n o \mathbb{R}$ 

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \left\{ g\left(\mathbf{x}\right) \equiv \sum_{i=1}^m \left( f_i\left(\mathbf{x}\right) - c_i \right)^2 \right\}$$

 $F\colon \mathbb{R}^n o \mathbb{R}^m$  נגדיר את הפונקציה

$$F(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} f_1(\mathbf{x}) - c_1 \\ f_2(\mathbf{x}) - c_2 \\ \vdots \\ f_m(\mathbf{x}) - c_m \end{pmatrix}$$

 $\mathbf{J}\left(\mathbf{x}
ight)$ ב ב $\mathbf{x}\in\mathbb{R}^{n}$  בנקודה F של היעקוביאן היעקוביאן את מטריצת

 $.
abla g\left(\mathbf{x}
ight)=2\mathbf{J}\left(\mathbf{x}
ight)^{T}F\left(\mathbf{x}
ight)$  כי הוכיחו כי

שיטת האיטרציות מוגדרות לינארי. אייס ע"י קירוב של ממזער ממזער ממזער של שיטת אייסר אייסר שיטת אייסר שיטת שיטה למציאת ממזער של איי

$$\mathbf{x}^{k+1} = \underset{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n}{\operatorname{argmin}} \sum_{i=1}^{m} \left( f_i \left( \mathbf{x}^k \right) + \nabla f_i \left( \mathbf{x}^k \right)^T \left( \mathbf{x} - \mathbf{x}^k \right) - c_i \right)^2$$

ב. הראו ששיטת גאוס־ניוטון פותרת בכל איטרציה k בעיית היבועים פחותים מהצורה ב.

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \left\| \mathbf{J} \left( \mathbf{x}^k \right) \mathbf{x} - \mathbf{b}^k \right\|^2$$

כאשר  $\mathbf{b}^k$  את באופן כיתבו  $\mathbf{b}^k$  באופן שלה. בתשובתכם התלוי ב־F ובמטריצת ובמטריצת וקטור התלוי ב- $\mathbf{b}^k$  ו־ $\mathbf{J}\left(\mathbf{x}^k\right)$ 

ג. הניחו ש־ $\mathbf{J}\left(\mathbf{x}^k\right)$  מדרגת עמודות מלאה לכל k. הראו ששיטת גאוס־ניוטון היא למעשה שיטת גרדיאנט מדורגת הניחו ש־ $\mathbf{J}\left(\mathbf{x}^k\right)$  מהטרצה לכל איטרציה המדרגת במפורש את המטריצה המדרגת במפורש את המטריצה המדרגת  $\mathbf{D}^k$  והסבירו מדוע היא מוגדרת חיובית לכל איטרציה k