

פרוייקט גמר בקורס אנאליזה נומרית: אינטרפולציית Neville Neville's Method

אדם אהרוני מאור ולדמן

מכון טכנולוגי חולון HIT

יום שני, 01. מרץ, 2021.

פרולוג:

במסגרת פרווייקט זה, נסביר, נפרט, ונראה בפעולה על שיטת האינטרפולציה לפי Neville. נוכיח גם איך היא עובדת, נראה דוגמאות, וכן נשווה מול שיטות אינטרפולציה אחרות שלמדנו בקורס.

במסגרת הפרוייקט הרחבנו את אופקינו בתחום האנאליזה הנומרית והאינטרפולציה. הפרוייקט גרם לנו לחקור את שיטת Neville עד תום, ובכך נתן לנו מקור להשוואה עם שיטות אינטרפולציה אחרות.

פרולוג:

בהינתן $n + 1$ נקודות דאטה, קיים פולינום ייחודי מסדר $n \leq$ העובר דרך הנקודות. באמצעות שיטת Neville ניתן להגיע אליו, או במקרה שלנו, לערך שלו בנקודה כלשהי.

● השיטה מבוססת על שיטת האינטרפולציה של ניוטון (Newton) ועל מציאת הפרשים מחולקים.

פולינום האינטרפולציה:

בהינתן $n + 1$ נקודות דאטה $(x_k; y_k)$, $k = 0; 1; \dots; n$, כאשר שיעורי ה- x שונים, פולינום האינטרפולציה הוא פולינום מסדר של לפחות n המקיים את:

$$\forall k = 0; 1; \dots; n :$$

$$p(x_k) = y_k$$

הפולינום הזה קיים והוא ייחודי. שיטת Neville מוצאת את ערך פולינום האינטרפולציה הנ"ל. בנקודה x כלשהי.

נגדיר פולינום $p_{i;j}(x)$ (כאשר מתקיים $i \leq j$) בתור פולינום מסדר של $j - i$ העובר דרך נקודות הדאטה הנתונות $(x_k; y_k)$ עבור $k = i; i + 1; \dots; j$.

תהליך מציאת הפולינום:

על הפולינומים לקיים את היחס הרקורסיבי:

$$\begin{cases} p_{i;i}(x) = y_i & 0 \leq i \leq n \\ p_{i;j}(x) = \frac{(x-x_j)p_{i;j-1}(x) - (x-x_i)p_{i+1;j}(x)}{x_i - x_j} & 0 \leq i < j \leq n \end{cases}$$

נוסחת הרקורסיה הזו יכולה לחשב את $p_{0;n}(x)$, שהוא הפולינום אותו אנו מחפשים.

הוכחת הנוסחה הרקורסיבית:

הביטוי $p_{i,i}(x) = y_i$ הוא מיידי, ואת הנוסחה הרקורסיבית נוכיח באמצעות אינדוקציה: בהינתן $i; j$ עם פולינום $p_{i,j-1}(x)$ העובר דרך הנקודות $(x_k; y_k)$ עם $k = i; i+1; \dots; j-1$, וכן הפולינום $p_{i+1,j}(x)$ העובר דרך הנקודות $(x_k; y_k)$ עם $k = i+1; i+2; \dots; j$. לפי ההנחה הנל. מתקיים:

$$\begin{cases} p_{i,j-1}(x_k) = y_k & i \leq k \leq j-1 \\ p_{i+1,j}(x_k) = y_k & i+1 \leq k \leq j \end{cases}$$

ולכן, עבור $i + 1 \leq k \leq j - 1$, מתקבל:

$$\begin{aligned} p_{i;j}(x_k) &= \frac{(x_k - x_j) p_{i;j-1}(x_k) - (x_k - x_i) p_{i+1;j}(x_k)}{x_i - x_j} = \\ &= \frac{(x_k - x_j) y_k - (x_k - x_i) y_k}{x_i - x_j} = y_k \end{aligned}$$

וכן:

$$\begin{cases} p_{i;j}(x_i) = \frac{(x_i - x_j) p_{i;j-1}(x_i)}{x_i - x_j} = y_i \\ p_{i;j}(x_j) = \frac{-(x_j - x_i) p_{i+1;j}(x_j)}{x_i - x_j} = y_j \end{cases}$$

ולכן $p_{i;j}(x)$ עובר דרך כל הנקודות $(x_k; y_k)$ כאשר $k = i; i + 1; \dots; j$.

דוגמה:

ניקח את $n = 4$. נוכל להשתמש בנוסחת הרקורסיה על מנת למלא את התרשים משמאל לימין באופן הבא:

$$p_{0;0}(x) = y_0$$

$$p_{0;1}(x)$$

$$p_{1;1}(x) = y_1$$

$$p_{0;2}(x)$$

$$p_{1;2}(x)$$

$$p_{0;3}(x)$$

$$p_{2;2}(x) = y_2$$

$$p_{1;3}(x)$$

$$p_{0;4}(x)$$

$$p_{2;3}(x)$$

$$p_{1;4}(x)$$

$$p_{3;3}(x) = y_3$$

$$p_{2;4}(x)$$

$$p_{3;4}(x)$$

$$p_{4;4}(x) = y_4$$

התהליך מביא לנו את $p_{0;4}(x)$, שהוא בעצם ערך הפולינום העובר דרך כל $n + 1$ נקודות הדאטה (מתנאי ההתחלה) בנקודה x כלשהי.

(ניתן גם לומר שאלגוריתם זה רץ בסיבוכיות של $O(n^2)$, הוכחה בהמשך)

זמן הריצה של האלגוריתם:

בהתחשב בכך שכדי למצוא את פולינום $p_{0;n}(x)$ נצטרך להשתמש ברקורסייה שבה מחשבים לראשונה n פולינומים, לאחר מכן $n - 1$ פולינומים וכן הלאה... מכאן, גודל הפולינומים שמחשבים מובא על ידי:

$$(n+1) + n + (n-1) + (n-2) + \dots + 1 = \sum_{i=1}^{n+1} i$$

מדובר בסכום סדרה חשבונית סטנדרטית. לא קשה לראות שהסכום מקיים:

$$S = \sum_{i=1}^{n+1} i = \frac{(n+1)(n+2)}{2} = \frac{n^2 + 3n + 2}{2} =$$
$$= \boxed{O(n^2)}$$

ומכאן, הגענו לזמן ריצה של $O(n^2)$.

הוכח.

זמן ריצת התוכנית כולה:

קיימות שתי דרכים ליישום שיטת Neville בקוד Python:

- שיטת פתירת הרקורסייה לכל ערך של x בנפרד.
- שיטת פתירת הרקורסייה פעם אחת באופן סימבולי, ואז הצבה עבור כל ערכי ה- x .

שיטת פתירת הרקורסייה לכל ערך x בנפרד:

בשיטה זו, נציב עבור k ערכים בתחום כלשהו ובמרווח שווה (`numpy.linspace`) ונחשב לכל ערך x את ערך הפולינום באותה נקודה.
למשל: עבור הערך $x = 1$ נחשב את ערך הפולינום בדוגמה הקודמת כך:

$$p_{0;0}(1) = y_0$$

$$p_{1;1}(1) = y_1$$

$$p_{2;2}(1) = y_2$$

$$p_{3;3}(1) = y_3$$

$$p_{4;4}(1) = y_4$$

$$p_{0;1}(1)$$

$$p_{1;2}(1)$$

$$p_{2;3}(1)$$

$$p_{3;4}(1)$$

$$p_{0;2}(1)$$

$$p_{1;3}(1)$$

$$p_{2;4}(1)$$

$$p_{0;3}(1)$$

$$p_{1;4}(1)$$

$$p_{0;4}(1)$$

בגלל שנצטרך להפעיל את האלגוריתם על כל k נקודות הדגימה זמן הריצה של האלגוריתם יהיה בסדר גודל של $O(kn^2)$, בהתחשב בכך ש- k גדול באופן משמעותי מ- n .

את אלגוריתם זה ניתן לממש בספריית NumPy.

שיטת פתירת הרקורסייה באופן סימבולי:

בשיטה זו, ראשית נפתור את הנוסחה הרקורסיבית באופן סימבולי, ואז נציב עבור k ערכים בתחום כלשהו ובמרווח שווה (`numpy.linspace`) ונחשב לכל ערך x את ערך הפולינום באותה נקודה.

בגלל שנצטרך להפעיל את האלגוריתם רק פעם אחת, ואז להציב k ערכים בפולינום המתקבל, זמן הריצה של האלגוריתם יהיה בסדר גודל של $O(n^2 + k)$, או ברוב המקרים $O(k)$, בהתחשב בכך ש- k גדול באופן משמעותי מ- n .

את אלגוריתם זה ניתן לממש בספריית SymPy.

בחירה באלגוריתם הראשון:

למרות שבמבט ראשון ניתן לחשוב שהאלגוריתם השני עדיף על הראשון, יש לזכור כי ספריית SymPy איטית משמעותית מ-NumPy, ולכן בחרנו באלגוריתם המהיר יותר.

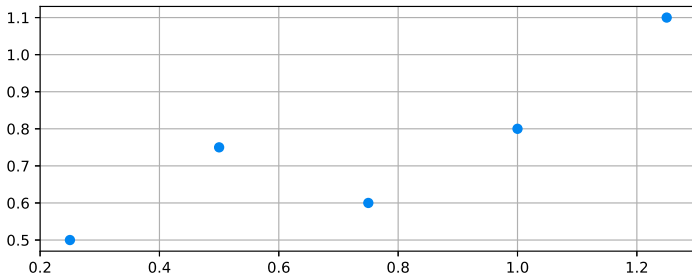
(ההפרש בין סדרי הגודל של זמני הריצה אמנם קריטי על הנייר, אך בפועל לא)

דוגמאות

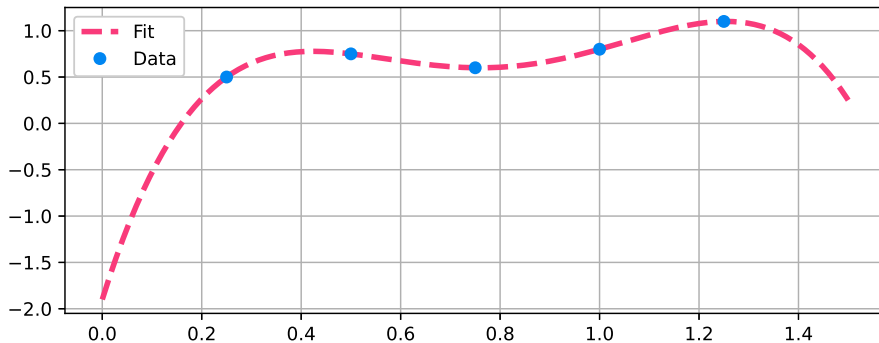
רוב הפונקציות באו מהרצאות, תרגולים, ומטלות בית. ●

דוגמה N°1:

הפונקציה לפני אינטרפולציה:

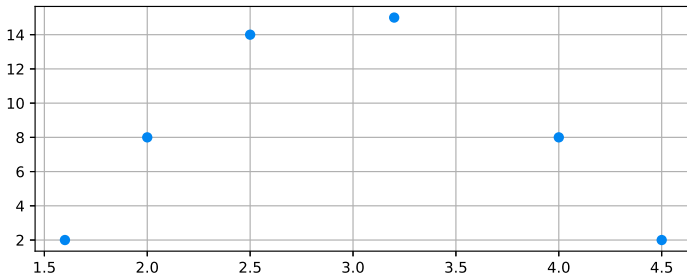


הפונקצייה אחרי אינטרפולציה:

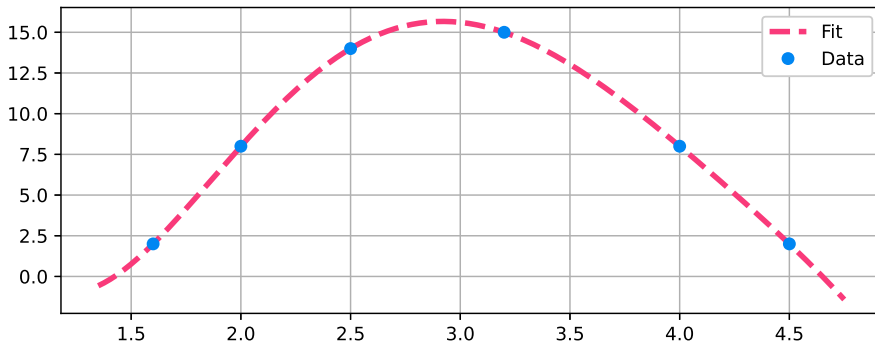


דוגמה N^2 :

הפונקציה לפני אינטרפולציה:

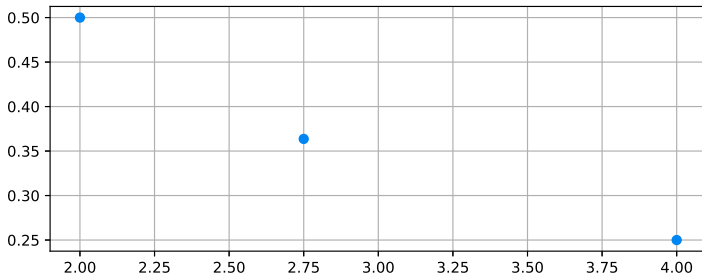


הפונקצייה אחרי אינטרפולציה:

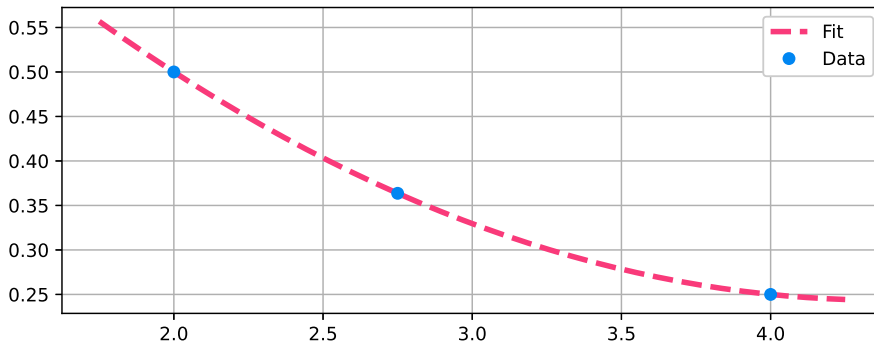


דוגמה N°3:

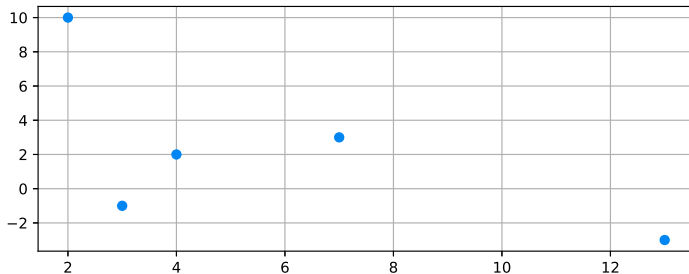
הפונקצייה לפני אינטרפולציה:



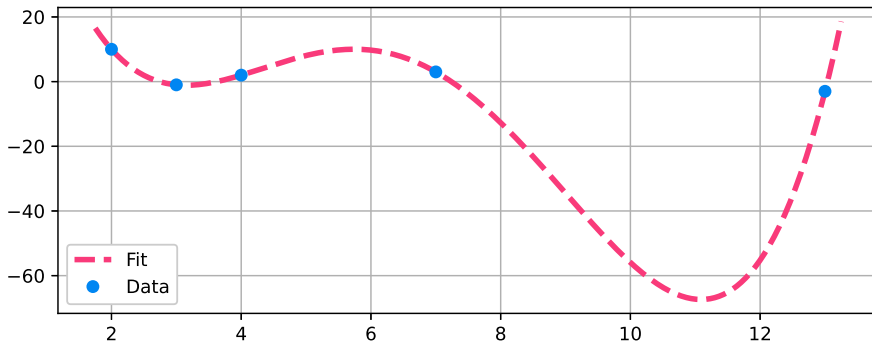
הפונקצייה אחרי אינטרפולציה:



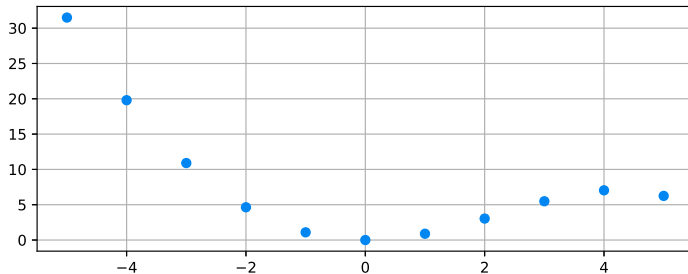
הפונקציה לפני אינטרפולציה:



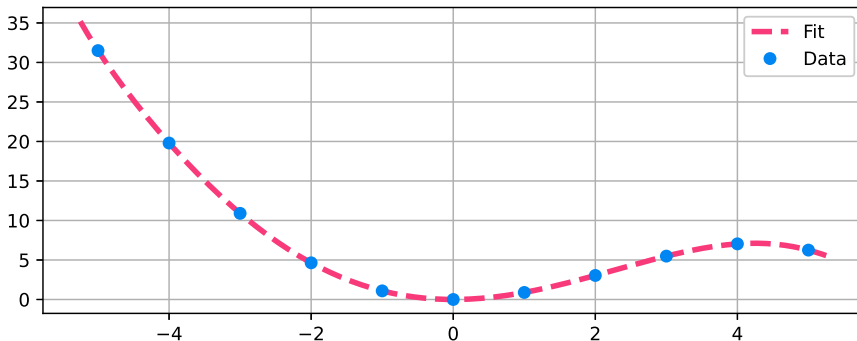
הפונקצייה אחרי אינטרפולציה:



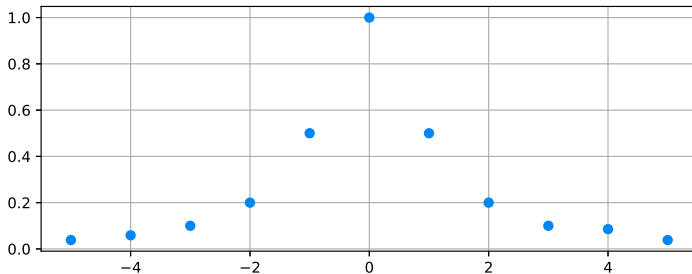
הפונקצייה לפני אינטרפולצייה:

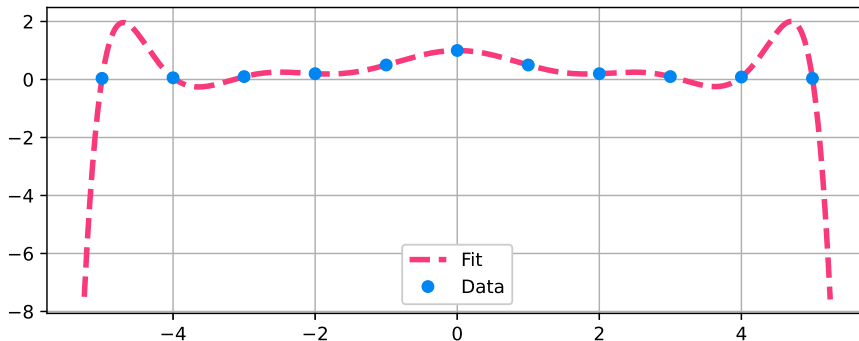


הפונקצייה אחרי אינטרפולציה:



הפונקצייה לפני אינטרפולצייה:







השוואה עם טכניקות אחרות:

כעת, נערוך השוואה עם טכניקות אינטרפולציה אחרות כמו:

- אינטרפולציה לפי לאגראנז' (Lagrange)
- אינטרפולציה לפי `numpy.polyfit`