



یک روش نیوتون تعمیم یافته اصلاح شده برای حل معادلات قدرمطلقی

یاسر سیف^۱، طاهر لطفی^{۲*}

(۱) گروه ریاضی کاربردی (آنالیز عددی)، دانشکده علوم پایه، دانشگاه آزاد اسلامی، واحد همدان، ایران

تاریخ ارسال مقاله: ۹۸/۰۹/۲۳ تاریخ پذیرش مقاله: ۹۹/۰۴/۱۱

چکیده

در سال‌های اخیر علاقه به مطالعه معادلات قدرمطلقی هم از لحاظ تئوری، هم از لحاظ عملی بسیار مورد توجه واقع شده است. دلیل اصلی این کار هم آن است که مسائل مختلفی را در بهینه‌سازی از جمله مسئله مکمل برنامه‌ریزی خطی را می‌توان به شکل معادله قدرمطلقی نوشت که ساده‌تر حل می‌شود. هدف اصلی این مقاله ارائه یک روش تکراری برای حل معادلات قدرمطلقی است. در واقع در این مقاله، با معرفی یک ماتریس اسکالار، یک روش نیوتون تعمیم یافته اصلاح شده برای حل معادلات قدرمطلقی ارائه شده است. این روش جدید بر اساس روش‌های منگسرین [۱] و لی [۲] به دست می‌آید، که اگر در ماتریس $D - A + \alpha I$ ، مقدار ضریب ماتریس همانی را مساوی صفر قرار دهیم روش منگسرین و اگر آن را برابر یک قرار دهیم به روش لی می‌رسیم. همچنین این روش همگرایی سراسری خطی دارد، اگر مقادیر منفرد ماتریس ضرایب بیشتر از یک باشد.

واژه‌های کلیدی: معادلات قدرمطلقی، روش نیوتون، ماتریس اسکالار، مقادیر منفرد.

اصلاح شده ارائه خواهد شد و ویژگی‌های همگرایی مورد بحث قرار خواهد گرفت، و در بخش پایانی نتیجه‌گیری را خواهیم داشت.

۱- مقدمه

معادلات قدرمطلقی در حالت کلی به شکل زیر می‌باشد

$$Ax - \underline{x} = b \quad (1)$$

۲- مفاهیم اساسی

مفاهیم پایه‌ای زیر را نیاز داریم:

تعريف ۱-۱: فرض کنید فضای ضرب داخلی V یک فضای برداری حقیقی باشد، ضرب داخلی روی V تابعی است که به هر جفت از بردارهای u, v از V ، عدد حقیقی $\langle u, v \rangle$ را نسبت می‌دهد که ضرب داخلی این دو بردار نامیده می‌شود. هرگه برای بردارهای u, v, w و α, β داشته باشیم:

$$\begin{aligned} \text{الف) } & \langle u, v \rangle \geq 0 \quad \text{اگر و تنها اگر} \\ \text{ب) } & \langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle \\ \text{ج) } & \langle (\alpha v + \beta u), w \rangle = \alpha \langle v, w \rangle + \beta \langle u, w \rangle \end{aligned}$$

تعريف ۱-۲: ماتریس مربعی A را قطعی گویند، اگر تمام مؤلفه‌های غیر از قطر اصلی آن صفر باشند. ماتریس $D = \text{diag}(d_{11}, d_{12}, \dots, d_{nn})$ نمایش می‌دهند که:

$$D = \begin{pmatrix} d_{11} & & \cdots & & \\ & d_{22} & & \cdots & \\ \vdots & \vdots & \ddots & & \vdots \\ & & \cdots & & d_{nn} \end{pmatrix}$$

تعريف ۱-۳: (ماتریس همانی) اگر همه درایه‌های روی قطر اصلی برابر ۱ باشد، ماتریس را همانی گویند و آن را با I نشان می‌دهند.

تعريف ۱-۴: (ماتریس اسکالر) هرگاه در یک ماتریس قطعی، تمام درایه‌های قطر اصلی با هم برابر باشند، ماتریس را اسکالر نامیده و هر ماتریس اسکالار مضربی از یک ماتریس واحد است.

$$\text{diag}(a, a, \dots, a) = \begin{bmatrix} a & & \cdot & \\ \cdot & a & & \cdot \\ & & \ddots & \\ & & & a \end{bmatrix} = aI$$

که در آن ماتریس $A \in R^{n \times n}$ و $b \in R^n$ و $\underline{x} \in R^n$ نماد قدرمطلق تعريف شده است. این معادلات که به اختصار به آنها AVE¹ می‌گویند، در سال‌های اخیر، برخی از روش‌های عددی برای حل معادلات قدرمطلق توسعه یافته‌اند [۷، ۸، ۹، ۱۰، ۱۱، ۱۴]، روش نیوتون [۱۳]، روش تراب [۱۲] و روش تابع علامت [۱۳] و نیز سایر روش‌های تکراری [۲۱-۱۵] را می‌توان مشاهده کرد. منگسرین [۱] یک روش نیوتون تعمیم یافته برای حل معادلات قدر مطلق بصورت زیر ارائه داد:

$$x^{k+1} = (A - D(x^k))^{-1}b \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

که در اینجا بدست آمده از تکرارهای برداری $\{x^i\}_{i=0}^{\infty}$ همگرای خطی به جواب معادله (۱) می‌باشد، هنگامی که مقادیر منفرد ماتریس A کمتر از یک نباشد. اهمیت AVE‌ها از این لحاظ است، که این دستگاه تحت شرایطی با مسائل مکمل خطی که به اختصار به آن LCP² می‌گویند، هم ارز است. از طرفی بسیاری از مسائل خطی و درجه دوم می‌توانند به مسائل مکمل خطی تبدیل شوند و همچنین تعدادی از مسائل فیزیکی در علوم مهندسی مانند مسائل تماس، مساله شار متخلخل، مسائل سد، مسائل انقباض منجر به مدل برنامه ریزی درجه دوم محاسبه می‌شوند، که چون این مسائل با مسائل مکمل خطی هم ارزند و مسائل مکمل خطی هم ارز دستگاه معادلات قدرمطلق هستند. واضح است که الگوریتم‌هایی که برای حل AVE ارائه می‌شود، برای حل LCP نیز به کار می‌روند و در نتیجه مسائل خطی، مسائل درجه دوم و مسائل فیزیکی که به آن اشاره شد، را می‌توان حل کرد. شایان ذکر است که حل معادلات قدر مطلقی ساده‌تر از مسائل LCP است.

در ادامه، مقاله متشکل از بخش‌های زیر است، در بخش ۲ مفاهیم اساسی و در بخش ۳ روش نیوتون تعمیم یافته

1. Absolute value equation
2. Linear complementarity problem

$$\leq \lVert x - y \rVert + \lVert (-x) - (-y) \rVert = 2 \lVert x - y \rVert$$

۳- روش نیوتن اصلاح شده

با تابع برداری خطی $f(x)$ با استفاده از تعریف معادلات قدرمطلقی (۱) شروع می‌کنیم.

$$f(x) = Ax - |x| - b \quad (3)$$

$$\begin{aligned} \text{ژاکوبین تعمیم یافته} & (3) \text{ به این صورت بیان می‌شود:} \\ \partial f(x) & = A - D(x) \end{aligned} \quad (4)$$

$$\begin{aligned} \text{که یادآوری می‌کنیم } D(x) & = \text{diag}(\text{sign}(x)) \text{ پس} \\ \text{روش نیوتن تعمیم یافته اصلاح شده برای پیدا کردن} & \text{جواب معادله } 0 = f(x) \text{ را بصورت زیر تعریف می‌کنیم:} \\ f(x^k) + (\partial f(x^k) + \alpha I)(x^{k+1} - x^k) & = 0 \quad (5) \end{aligned}$$

که I ماتریس همانی و αI یک ماتریس اسکالر می‌باشد.
با جایگزینی $f(x^k)$ با (۳) و $\partial f(x^k)$ با (۴) خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} Ax^k - |x^k| - b + (A + \alpha I - \\ D(x^k))(x^{k+1} - x^k) & = 0 \end{aligned} \quad (6)$$

$$\begin{aligned} \text{و از آنجاییکه } D(x^k)x^k & = |x^k|, \text{ پس از ساده کردن} \\ \text{رابطه} & (6), \text{ خواهیم داشت:} \\ (A + \alpha I - D(x^k))x^{k+1} & = (x^k + b) \end{aligned} \quad (7)$$

$$\begin{aligned} \text{معادله فوق را نسبت به } x^{k+1} & \text{ حل می‌کیم:} \\ x^{k+1} & = (A + \alpha I - D(x^k))^{-1}(x^k + b) \end{aligned} \quad (8)$$

حال ویژگی همگرایی روش نیوتن اصلاح شده را برای معادلات قدرمطلق بررسی می‌نماییم. قبل از بررسی همگرایی روش (۸)، لازم است برای جلوگیری از طولانی شدن اثبات‌ها چند لم را بیان کنیم.

لم ۱-۳: مقادیر منفرد ماتریس $A \in R^{n \times n}$ بیشتر از یک است اگر و تنها اگر کمترین مقادیر ویژه $A^T A$ بیشتر از یک باشد.

تعريف ۲-۵: (ماتریس علامت) ماتریس قطری D را ماتریس علامت بردار x گوییم هرگاه عناصر قطری D بیانگر علامت درایه‌های بردار x باشند.

تعريف ۲-۶: (ماتریس ژاکوبی) اگر یک تابع مشتق‌پذیر چند متغیره باشد که مقادیر آن $[y_1(x_1, \dots, x_n), \dots, y_m(x_1, \dots, x_n)]$ باشند، آنگاه مشتق آن در هر نقطه (x_1, \dots, x_n) ، یک نگاشت خطی از فضای R^n به R^m می‌باشد، به طوری که ماتریس این نگاشت خطی به صورت زیر نوشته می‌شود:

$$J_f(x_1, \dots, x_n) := \frac{\partial(y_1, \dots, y_m)}{\partial(x_1, \dots, x_n)}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial y_m}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_m}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

توجه: یک ژاکوبین تعمیم یافته $\partial f(x)$ از $|x|$ بر اساس منابع [۱۸، ۱۹] از مولفه‌های داده شده روی ماتریس قطری (x) به این صورت داده شده است:

$$D(x) = \partial x = \text{diag}(\text{sign}(x))$$

لم ۱-۲: فرض کید $A \in R^{n \times n}$ باشد، آنگاه ماتریس $A^T A$ یک ماتریس $n \times n$ معین نامنفی است، مقادیر ویژه $A^T A$ نامنفی است،
 $x^T A^T A x = \lVert Ax \rVert^2 \geq 0$.

اگر این مقادیر ویژه را با $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ نشان دهیم و قرار دهیم $\sigma_1 = \lambda_1, \sigma_2 = \lambda_2, \dots, \sigma_n = \lambda_n$ در این صورت $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n$ مقادیر منفرد ماتریس A است.

لم ۲-۲: (پیوستگی لیپ شیتس قدرمطلق) فرض کنید $x, y \in R^n$ پس:

$$\lVert x - y \rVert \leq 2 \lVert x - y \rVert$$

اثبات:

$$\begin{aligned} \lVert x - y \rVert & = \lVert x_+ + (-x)_- - y_+ - (-y)_- \rVert \\ & \leq \lVert x_+ - y_+ \rVert + \lVert (-x)_+ - (-y)_- \rVert \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \left(A + \alpha I - D(x^k) \right) (x^{k+1} - x^k) \\ &= (x^k - \bar{x}) + D(x^k)(\bar{x} - x^k) \\ &+ (-x^k - \bar{x}) \quad (11) \\ & (x^k - \bar{x}) = ((x^k - \bar{x}))^{-1}[(x^k - \bar{x}) \\ &+ D(x^k)(\bar{x} - x^k) + (-x^k - \bar{x})] \quad (12) \end{aligned}$$

با توجه به اینکه $D^i x^i = x^i$ و با استفاده از لم ۲ داریم:

$$\begin{aligned} & -x^k - \bar{x} \leq 2 |x - \bar{x}|, \\ & |x^{k+1} - \bar{x}| \leq |(A + \alpha I - D(x^k))|^{-1} \\ & \times [(x^k - \bar{x}) + D(x^k)(\bar{x} - x^k) \\ & + (-x^k - \bar{x})] \\ & \leq |(A + \alpha I - D(x^k))|^{-1} |(x^k - \bar{x})| \\ & + |D(x^k)(\bar{x} - x^k)| + |-x^k - \bar{x}| \\ & \leq |(A + \alpha I - D(x^k))|^{-1} \\ & \times (2|x - \bar{x}| + |x^k - \bar{x}|) \\ & \leq 3 |(A + \alpha I - D(x^k))|^{-1} \\ & \times |\bar{x} - x^k| \end{aligned}$$

با توجه به شرط $(A + \alpha I - D)^{-1} < \frac{1}{3}$ داریم:
 $|x^{k+1} - \bar{x}| \leq |\bar{x} - x^k|$

حال اگر ماتریس $A + \alpha I - D$ نامنفرد باشد، برای هر ماتریس قطری D با مؤلفه‌های ± 1 ، ماتریس همانی I و ماتریس اسکالر αI که ضربی از ماتریس همانی باشد که در شرط فوق صدق کند، روش تعمیم یافته اصلاح شده نیوتن به جواب دلخواه \bar{x} از معادله (۱) همگرایی خطی دارد.

۴- نتایج محاسباتی

در اینجا به آزمایش عددی روش اصلاح شده $(A + \alpha I - D)^{-1} \bar{x}$ می‌پردازیم. همچنین به ازای $\alpha = 0$ همان روش منگسرین [۱] را نشان می‌دهد. برای پارامترهای مختلف از α روش را بر روی ده ماتریس تصادفی با ابعاد مختلف برای حل معادله قدرمطلقی پیاده‌سازی کردیم. همه ماتریس‌های با توزیع یکنواخت از بازه $[10, -10]$ و بهصورت تصادفی انتخاب شده‌اند. سپس با فرض برقراری شرایط روش گفته (مقادیر منفرد A بزرگ‌تر از

۲-۳: اگر مقادیر منفرد از ماتریس $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ بیشتر از یک باشد، آنگاه برای هر ماتریس قطری D عناصر قطری آن مساوی ± 1 باشد، $(A + \alpha I - D)^{-1}$ وجود دارد.

اثبات: به برهان خلف داریم:

اگر $A + \alpha I - D$ منفرد باشد، آنگاه به ازای هر $x \neq 0$ داریم: $(A + \alpha I - D)x = 0$ ، که با توجه به لم ۱-۳ تناقض است زیرا:

$$\begin{aligned} x^T x &< x^T A^T A x = x^T (D - \alpha I) A x \\ &= x^T (D - \alpha I) (D - \alpha I) x \leq x^T x \end{aligned}$$

پس $A + \alpha I - D$ نامنفرد است.

۲-۴: اگر مقادیر منفرد ماتریس A بیشتر از یک باشد، آنگاه هر تکرار $x^{k+1} = (A + \alpha I - D(x^k))^{-1} x^k + b$

از روش نیوتن تعمیم یافته (۱۱)، خوش تعریف و کراندار است، در نتیجه نقطه حدی \bar{x} که $(A + \alpha I - D(\bar{x}))^{-1} \bar{x} = x^k + b$ با عناصر قطری ± 1 وجود دارد.

اثبات خوش تعریفی و کرانداری مانند لم ۳ [۱۴] می‌باشد که از آن صرفنظر می‌کنیم.

قضیه ۱: اگر ماتریس $A + \alpha I - D$ یک ماتریس نامنفرد باشد، برای هر ماتریس قطری D با مؤلفه‌های قطری ± 1 که در شرط $(A + \alpha I - D)^{-1} < \frac{1}{3}$ صدق کند، روش اصلاح شده نیوتن با هر نقطه آغازین دلخواه، به یک جواب \bar{x} از معادله قدرمطلقی (۱) همگرایی خطی دارد.

اثبات: اگر \bar{x} یک جواب از معادله قدرمطلقی (۱) باشد، داریم:

هنگامیکه $(A + \alpha I - D)^{-1} \bar{x} = x^k + b$ و همه مقادیر نامنفرد D بیشتر از ۳ هستند.

$$(A + \alpha I - D(\bar{x}))^{-1} \bar{x} = \bar{x} + b \quad (9)$$

$$(A + \alpha I - D(x^k))^{-1} x^k = x^k + b \quad (10)$$

با ترکیب رابطه (۹) و رابطه (۱۰) داریم:

۵- نتیجه‌گیری

در این مقاله یک روش جدید برای حل معادله قدرمطلقی معروفی گردید. این روش حالت کلی‌تری از روش‌های منگسرین [۱] و لی [۲] می‌باشد. در واقع اگر در ماتریس $A + \alpha I - D$ ، به ازای پارامتر $\alpha = 0$ روش منگسرین [۱]، و ازای پارامتر $\alpha = 1$ روش لی [۲] به‌دست می‌آید. همچنین نشان دادیم که این روش همگرایی سراسری خطی دارد، اگر مقادیر منفرد ماتریس ضرایب بیشتر از باشد. برای کارهای آتی می‌توان ایده‌های ذیل را به کار برد: چگونه می‌توان شرایط همگرایی ساده‌تری را در نظر گرفت؟ چگونه می‌توان مرتبه همگرایی روش را بالا برد؟

یک) دستگاه‌های معادلات قدرمطلقی با ابعاد ۱۰۰ و ۹۵۰ در این آزمایش کردیم. در اغلب موارد (بیش از ۸۵۰ درصد) موارد گزارش‌های عددی در زمان کمتر از ۱۰۰ ثانیه حاصل شد که نسبت به روش منگسرین بهبود $b = Ax - |k|$ داشت. بردار b را از رابطه $b = Ax - |k|$ برای $\alpha = 0$ محاسبه کردایم، در جدول‌های ۱ و ۲ گزارش‌های این پیاده‌سازی و مقایسه‌ها را ارائه کردایم. از جدول‌های ۱ و ۲ ملاحظه می‌شود که برای $\alpha = 0$ که همان روش منگسرین است، نتایج نسبت به اجرای خود مقاله اصلی بهتر بوده است. همچنین $\alpha = 1$ و $\alpha = -1$ برای ابعاد ۱۰۰ تفاوت ملاحظه نمی‌شود، حال آنکه برای ابعاد بالاتر، مثل ۱۰۰۰، روش اصلاح شده کمی کارآمدتر است.

جدول ۱: نتایج برای بعد ۱۰۰

زمان اجرا (ثانیه)	تکرار	روش
۲	۴	$\alpha = 1$
۱/۵	۳	$\alpha = .$
۲	۲	$\alpha = -1$

جدول ۲: نتایج برای بعد ۱۰۰۰

زمان اجرا (ثانیه)	تکرار	روش
۸۲۰	۶	$\alpha = 1$
۸۵۰	۷	$\alpha = .$
۸۱۰	۵	$\alpha = -1$

the right hand side, Comput. Math. Appl.
64, 1882–1885 (2012)

11. N. Zainali, T. Lotfi, On developing a stable and quadratic convergent method for solving absolute value equation, J. Comput. and Appl. Math., 742–747 (2018)

12. F. Kh. Haghani, On Generalized Traub's Method for Absolute Value Equations, J. Optim. Theo. Appl., 619–625 (2015)

13. J. Rohn, An algorithm for solving the absolute value equations. Electron. J. Linear Algebra 18, 589– 599 (2009)

14. B. Huang, Ch. Ma, Convergent conditions of the generalized Newton method for absolute value equation over second order cones, Appl. Math. Lett. 92, 151–157 (2019)

15. J.J., Zhang, The relaxed nonlinear PHSS-like iteration method for absolute value equations, Appl. Math. Comput. 265, 266–274 (2015)

16. O.L.Mangasarian, A hybrid algorithm for solving the absolute value equation, Optim. Lett. 9(7), 1469–1474 (2015)

17. J. Rohn, V. Hooshyarbakhsh, R. Farhadsefat, An iterative method for solving absolute value equations and sufficient conditions for unique solvability, Optim. Lett. 8, 35–44 (2014)

18. Noor, M.A., Iqbal, J., Al-Said, E., Residual iterative method for solving absolute value equations, Abstr. Appl. Anal. 2012 Article ID 406232, 9 (2012)

19. Polyak, B.T.: Introduction to Optimization. Optimization Software Inc, Publications Division, New York (1987)

20. Rockafellar, R.T.: New applications of duality in convex programming. In

1. O.L. Mangasarian, A generalized Newton method for absolute value equations. Optim. Lett. 3, 101–108 (2009)

2. C.X. Li, A modified generalized newton method for absolute value equations. J. Optim. Theory Appl., 170:1055–1059 (2016)

3. J. Rohn, A theorem of the alternatives for the equation $Ax + B|x| = b$. Linear Multilinear A 52, 421–426 (2004)

4. O.L. Mangasarian, Absolute value programming. Comput. Optim. Appl. 36, 43–53 (2007)

5. R.W. Cottle, G.B. Dantzig, Complementary pivot theory of mathematical programming. Linear Algebra Appl. 1, 103–125 (1968)

6. R.W. Cottle, J.S. Pang, R.E. Stone, The Linear Complementarity Problem. Academic, San Diego (1992)

7. L. Caccetta, B. Qu, Zhou, A globally and quadratically convergent method for absolute value equations. Comput. Optim. Appl. 48, 45–58 (2011)

8. S. L. Hu, Z. H. Huang, Q. Zhang, A generalized Newton method for absolute value equations associated with second order cones. J. Comput. Appl. Math. 235, 1490–1501 (2011)

9. C. Zhang, Q. J. Wei, Global and finite convergence of a generalized Newton method for absolute value equations. J. Optim. Theory Appl. 143, 391–403 (2009)

10. S. Ketabchi, H. Moosaei, An efficient method for optimal correcting of absolute value equations by minimal changes in

Proceedings Fourth Conference on Probability, Brasov (1971)

21. F. Rahpeymaii, K. Amini, T. Allahviranloo, M. Rostamy Malkhalifeh, A new class of conjugate gradient methods for unconstrained smooth optimization and absolute value equations. *Calcolo*, 56:2 (2019)

22. F. Bu, F. Ma, The tensor splitting methods for solving tensor absolute value equation, *J. Comput. Appl. Math.*, 39:178 (2020)

