

ОДНА МОДИФІКАЦІЯ МЕТОДУ ЛІНЕАРИЗАЦІЇ

Розглянемо задачу

$$f_0(x) \rightarrow \min, \quad x \in E^n \quad (I)$$

при обмеженнях $f_i(x) \leq 0, i \in J^-, f_i(x) = 0, i \in J^0$, де E^n — n — мірний евклідов простір; J^0, J^- — скінченні множини індексів.

Не зменшуючи загальності [2], можна розглядати задачу (I) при наявності обмежень лише типу нерівностей

$$f_i(x) \leq 0, \quad i \in J = \{1, 2, \dots, l\}. \quad (2)$$

За умови, що функції $f_i(x), i \in \{0\} \cup J$ сильно випуклі, досліджено [1] варіант методу лінеаризації з надлінійною швидкістю збіжності до точки x_* , в якій задовольняються необхідні умови екстремуму задачі (I)–(2).

Пропонуємо модифікований метод лінеаризації, який поряд зі збереженням високої швидкості збіжності не ставить ніяких вимог щодо випуклості функцій.

На кожній ітерації методу потрібно розв'язувати задачу

$$\min_p \left\{ \langle f'_0(x), p \rangle + \frac{1}{2} \langle p, Ap \rangle : \langle f'_i(x), p \rangle + f_i(x) \leq 0, i \in J_\delta(x) \right\}, \quad (3)$$

де $J_\delta(x) = \{i \in J : f_i(x) \geq F(x) - \delta\}; \delta > 0;$

$$F(x) = \max\{0, f_1(x), \dots, f_l(x)\},$$

а $\langle \cdot, \cdot \rangle$ — скалярний добуток.

Розв'язок задачі (3) і її множники Лагранжа позначимо відповідно через $p(x)$ і $u^i(x), i \in J_\delta(x)$. Позначимо також через $J_\delta^0(x)$ множину індексів активних обмежень задачі (3):

$$J_\delta^0(x) = \{i \in J_\delta(x) : \langle f'_i(x), p(x) \rangle + f_i(x) = 0\}.$$

Матрицю A будемо наступним чином.

Нехай матриця $B(x, u, h)$ складається з елементів

$$h^{-2} [L(x + (e_i + e_j)h, u) - L(x + e_i h, u) - L(x + e_j h, u) + L(x, u)],$$

де $L(x, u) = f_0(x) + \sum_{i=1}^l u^i f_i(x)$ — функція Лагранжа задачі (I)–(2); e_i — одиничні орти простору E^n . Очевидно, що $B(x, u, h)$ є наближення з точністю до порядку h матриці $L''_{xx}(x, u)$, якщо $f_i \in C^2, i \in \{0\} \cup J$.

Для симетричної матриці $B(x, u, h)$ можна побудувати модифіковане LDL^T - розбиття Холеського [1] і отримати додатно визначену матрицю

$$A = LDL^T = B + E, \quad (4)$$

де L - одинична нижня трикутна матриця; D, E - невід'ємні діагональні матриці; T - транспонування. Всі матриці в (4) залежать від x, u і h .

Для розв'язування задачі (1)-(2) дослідимо наступний алгоритм.

Нехай вибрані [2] числа $N > 0, \delta > 0, h_0 > 0, 0 < \varepsilon < \frac{1}{2}$, а також параметр модифікованого розбиття Холеського $\bar{\pi} > 0$ [1] і початкове наближення x_0 . Приймаємо $u_{-1} = 0, u_{-1} \in E^l$.

Опишемо загальний крок алгоритму. Нехай точка x_k , вектор множників Лагранжа u_{k-1} і число h_k вже побудовані.

1. Обчислюємо матрицю $B_k = B(x_k, u_{k-1}, h_k)$ і будуємо для неї модифікований розклад Холеського. В результаті отримуємо додатно визначену матрицю $A_k = A(x_k, u_{k-1}, h_k)$.

2. Розв'язуючи задачу (3) при $x = x_k, A = A_k$, обчислюємо $p_k = p(x_k), u_k^i = u^i(x_k), i \in J_\delta(x_k)$. Приймаємо $u_k^i = 0, i \notin J_\delta(x_k)$.

3. Вважаємо, що $h_{k+1} = \min(h_k, \|p_k\|)$.

4. Починаючи з $\alpha = 1$, дробимо його шляхом ділення навпіл до першого виконання нерівності

$$f_0(x_k + \alpha p_k) + NF(x_k + \alpha p_k) \leq f_0(x_k) + NF(x_k) - \alpha \varepsilon \langle A_k p_k, p_k \rangle. \quad (5)$$

Приймаємо $x_{k+1} = x_k + \alpha p_k$ і повертаємося до кроку 1.

Процес припиняється, якщо $\|p_k\| \leq \varepsilon_1$, де ε_1 - задана точність.

Достатні умови збіжності алгоритму дає наступна теорема.

Теорема. Нехай виконуються умови:

1) множина $\Omega_0 = \{x: f_0(x) + NF(x) \leq f_0(x_0) + NF(x_0)\}$ компактна;

2) задача (3) має розв'язок відносно $p \in E^n$ при довільному

$x \in \Omega_0$ і існують множники Лагранжа $u^i(x), i \in J_\delta(x)$,

що $\sum_{i=1}^l u^i(x) \leq N$;

3) функції $f_i \in C^2, i \in \{0\} \cup J$;

4) градієнти $f'_i(x), i \in J_* = \{i \in J: f_i(x_*) = 0\}$ лінійно незалежні і $u_*^i = u^i(x_*) > 0, i \in J_*$;

5) $\langle L''_{xx}(x_*, u_*)p, p \rangle > 0$ для всіх $p \neq 0$, які задовільняють рівності $\langle f'_i(x_*), p \rangle = 0$, $i \in J_*$, де x_* - єдина точка, в якій виконуються необхідні умови екстремуму.

Тоді послідовність $\{x_k\}$ збігається до x_* швидше будь-якої геометричної прогресії.

Доведення. З алгоритму модифікованого розкладу Холезького випливає [1], що найменше власне число m_k матриці A_k задовольнятиме умову $m_k \geq m > 0$ (m залежить від параметра $\bar{m}$), а тому

$$\langle A_k p, p \rangle \geq m_k \|p\|^2 \geq m \|p\|^2, \quad k=0,1,2,\dots, \quad p \in E^n.$$

Оскільки $f_i \in C^2$, $i \in \{0\} \cup J$, то $\|L''_{xx}(x, u)\| \leq M_1 < \infty$ для всіх $x \in \Omega_0$, при яких $\sum_{i=1}^l u_i \leq N$. Враховуючи, що норма матриці E_k обмежена, якщо обмежена норма матриці B_k [1], можемо записати

$$\begin{aligned} \|A_k\| &= \|B_k + E_k\| \leq \|B_k - L''_{xx}(x_k, u_{k-1})\| + \\ &+ \|L''_{xx}(x_k, u_{k-1})\| + \|E_k\| \leq M_2 h_k + M_1 + M_3 \leq M < \infty. \end{aligned}$$

Звідси $\langle A_k p, p \rangle \leq M \|p\|^2$, $k=0,1,2,\dots, \quad p \in E^n$.

Тепер виконуються всі умови теореми збіжності для модифікованого методу лінеаризації [2], тому $F_k = F(x_k) \rightarrow 0$ і довільна гранична точка послідовності $\{x_k\}$ задовольняє обмеження (2) і необхідні умови екстремуму.

Оскільки x_* - єдина точка, в якій виконуються необхідні умови екстремуму, то

$$x_k \rightarrow x_*, \quad u_k \rightarrow u_*, \quad p_k \rightarrow 0, \quad F_k \rightarrow 0 \quad \text{при } k \rightarrow \infty. \quad (6)$$

З врахуванням (6) для достатньо великих k [2]

$$J_\delta^0(x_k) = J_*, \quad u_k^i > 0, \quad i \in J_*, \quad u_k^j = 0, \quad j \notin J_*. \quad (7)$$

Звідси, а також з умови 5 теореми випливає, що в деякому околі точки x_* матриці $L''_{xx}(x_k, u_{k-1})$ і $B(x_k, u_{k-1}, h_k)$ додатно визначені, а тому $A_k = B_k$. Множину індексів k , для яких виконується ця умова і (7), позначимо через K .

Аналогічно [2] можна показати, що $B(x_k, u_{k-1}, h_k) \rightarrow L''_{xx}(x_*, u_*)$ при $k \rightarrow \infty, k \in K$.

Нехай $C_0 = L''_{xx}(x_*, u_*)$, $p_0(x)$ - розв'язок задачі (3) при $A = C_0$, $u_0(x)$ - відповідні множники Лагранжа. Мають місце співвідношення [2]

$$\rho_0(x) = -(x - x_*) + \omega(x - x_*),$$

$$\|\omega(x - x_*)\| \leq \lambda(x) \|x - x_*\|, \quad \lim_{x \rightarrow x_*} \lambda(x) = 0, \quad (8)$$

$$\|\rho_K - \rho_0(x_K)\| \leq R \|C_0 - A_K\| \cdot \|\rho_0(x_K)\|, \quad K \in K, \quad R > 0. \quad (9)$$

Покажемо, що послідовність $\{x_K\}$ збігається до x_* із швидкістю щонайменше геометричної прогресії.

З (8) випливає

$$\begin{aligned} x_{K+1} &= x_K + \alpha_K \rho_K = x_K + \rho_0(x_K) + \alpha_K \rho_K - \rho_0(x_K) + \alpha_K \rho_0(x_K) - \alpha_K \rho_0(x_K) = \\ &= x_* + \omega(x - x_*) + \alpha_K (\rho_K - \rho_0(x_K)) - (1 - \alpha_K) \rho_0(x_K). \end{aligned}$$

Далі з врахуванням (8) і (9)

$$\begin{aligned} \|x_{K+1} - x_*\| &\leq \|\omega(x_K - x_*)\| + \alpha_K \|\rho_K - \rho_0(x_K)\| + (1 - \alpha_K) \|\rho_0(x_K)\| \leq \\ &\leq \|\omega(x_K - x_*)\| + [\alpha_K R \|C_0 - A_K\| + 1 - \alpha_K] \|\rho_0(x_K)\| \leq \\ &\leq [2 + \alpha_K (R \|C_0 - A_K\| - 1)] \|\omega(x_K - x_*)\| + [1 + \alpha_K (R \|C_0 - A_K\| - 1)] \|x_K - x_*\| \leq \\ &\leq [R_1 \lambda(x_K) + \alpha_K \|C_0 - A_K\| + (1 - \alpha_K)] \|x_K - x_*\|. \end{aligned}$$

Оскільки $0 < \alpha_K \leq 1$ і $\lim_{K \rightarrow \infty} \alpha_K \neq 0$ [2], то існує таке число $\varepsilon > 0$, що $\alpha_K > \varepsilon$ для всіх K . Враховуючи (6) і (8), легко бачити, що $R_1 \lambda(x_K) + \alpha_K \|C_0 - A_K\| \rightarrow 0$ при $K \rightarrow \infty$, а тому, починаючи з деякого K_0 ,

$$\|x_{K+1} - x_*\| \leq (\varepsilon + 1 - \alpha_K) \|x_K - x_*\| \leq q \|x_K - x_*\|, \quad (10)$$

де $0 < q < 1$.

Покажемо тепер, що існує нескінченна підпослідовність $\{x_{K_j}\}$, $j = 1, 2, 3, \dots$, для якої

$$\|x_{K_j+1} - x_*\| \leq q_{K_j} \|x_{K_j} - x_*\|, \quad \lim_{j \rightarrow \infty} q_{K_j} = 0.$$

Нехай $i \in J_*$. Тоді з неперервності функції $f_i(x)$ випливає, що в деякому околі точки x_* необхідно $f_i(x) \leq \eta < 0$. Оскільки $x_K \rightarrow x_*$, то при достатньо великих K

$$f_i(x_K) \leq \eta < 0, \quad i \in J_*. \quad (11)$$

Враховуючи, що $F_K \rightarrow 0$ при $K \rightarrow \infty$, нескінченну кількість разів $F_{K+1} \leq F_K$. Позначимо множину індексів $K \in K$, що задовольняють цю нерівність і (11), через K_0 .

Нехай $K \in K_0$. З огляду на необхідні умови екстремуму для задачі (3) наявна [2] рівність

$$\langle f'_0(x_K), \rho_K \rangle = \sum_{i \in J_*} u_K^i f_i(x_K) - \langle \rho_K, A_K \rho_K \rangle. \quad (I2)$$

Оцінімо зміну функцій $f_i(x)$, $i \in \{0\} \cup J$ при зсуві з точки x_K у напрямку ρ_K з кроком $\alpha_K = 1$.

Для $i \notin J_*$ наявна нерівність (II).

Для $i \in J_*$, використовуючи формулу Тейлора, отримаємо

$$f_i(x_K + \rho_K) = f_i(x_K) + \langle f'_i(x_K), \rho_K \rangle + \frac{1}{2} \langle f''_i(\theta_K^i) \rho_K, \rho_K \rangle, \quad (I3)$$

де $\theta_K^i = x_K + \xi_i \rho_K$, $0 \leq \xi_i \leq 1$. Оскільки ρ_K є розв'язком задачі (3), то $\langle f'_i(x_K), \rho_K \rangle + f_i(x_K) = 0$ для $i \in J_*$. Тому (I3) можна переписати у вигляді

$$f_i(x_K + \rho_K) = \frac{1}{2} \langle f''_i(\theta_K^i) \rho_K, \rho_K \rangle. \quad (I4)$$

Розкладаючи в ряд Тейлора функцію $f_0(x_K + \rho_K)$ і використовуючи (I2), аналогічно до попереднього одержуємо

$$f_0(x_K + \rho_K) = f_0(x_K) + \sum_{i \in J_*} u_K^i f_i(x_K) + \frac{1}{2} \langle f''_0(\theta_K^0) \rho_K, \rho_K \rangle - \langle \rho_K, A_K \rho_K \rangle,$$

де $\theta_K^0 = x_K + \xi_0 \rho_K$, $0 \leq \xi_0 \leq 1$.

Звідси і з (I4) випливає, що

$$f_0(x_K + \rho_K) + \sum_{i \in J_*} u_K^i f_i(x_K + \rho_K) = f_0(x_K) + \sum_{i \in J_*} u_K^i f_i(x_K) + \frac{1}{2} \langle f''_0(\theta_K^0) \rho_K, \rho_K \rangle + \frac{1}{2} \sum_{i \in J_*} u_K^i \langle f''_i(\theta_K^i) \rho_K, \rho_K \rangle - \langle \rho_K, A_K \rho_K \rangle.$$

Далі, тому що $K \in K_0$, отримуємо

$$f_0(x_K + \rho_K) + NF(x_K + \rho_K) \leq f_0(x_K) + NF(x_K) + \frac{1}{2} \langle [f''_0(\theta_K^0) + \sum_{i \in J_*} u_K^i f''_i(\theta_K^i)] \rho_K, \rho_K \rangle - \langle \rho_K, A_K \rho_K \rangle.$$

Очевидно, що при $K \rightarrow \infty$ $\langle \rho_K, A_K \rho_K \rangle \rightarrow \langle \rho_K, C_0 \rho_K \rangle$, $\theta_K^i \rightarrow x_*$, $i \in \{0\} \cup J_*$, а також $\frac{1}{2} \langle [f''_0(\theta_K^0) + \sum_{i \in J_*} u_K^i f''_i(\theta_K^i)] \rho_K, \rho_K \rangle \rightarrow \frac{1}{2} \langle C_0 \rho_K, \rho_K \rangle$. Тому для достатньо великих $K \in K_0$ нерівність (5) виконується при $\alpha = 1$ і $0 < \varepsilon < \frac{1}{2}$.

Використовуючи цей результат, аналогічно [2] можна показати, що, починаючи з деякого $K_1 \in K_0$,

$$\|x_{k+1} - x_*\| \leq q_k \|x_k - x_*\|, \quad q_k \rightarrow 0 \text{ при } k \rightarrow \infty, k \in K_0. \quad (15)$$

Об'єднуючи (10) і (15) і враховуючи нескінченність множини K_0 , отримуємо, що послідовність $\{x_k\}$ збігається до x_* швидше довільної геометричної прогресії.

Розглянемо тепер деякі обчислювальні аспекти методу. Всі міркування відносно розв'язування задачі квадратичного програмування (3), вибору числа δ і контролю вибору константи N , викладені в праці [2], доцільно враховувати і при практичній реалізації розглянутого алгоритму.

Цільова функція двоїстої задачі для задачі (3) має вигляд

$$\varphi(u) = -\frac{1}{2} \langle Cu, u \rangle - \langle d, u \rangle - \|R^{-1}f'_0(x)\|^2,$$

де $R = LD^{1/2}$ - нижня трикутна матриця; C - симетрична матриця, яка складається з елементів

$$\{C_{ij}\} = \{\langle R^{-1}f'_i(x), R^{-1}f'_j(x) \rangle\}, \quad i, j \in J_\delta(x),$$

а i -та компонента вектора d дорівнює $\langle R^{-1}f'_0(x), R^{-1}f'_i(x) \rangle - f_i(x)$, $i \in J_\delta(x)$. Відзначимо, що оскільки матриці L і D вже побудовані в ході розбиття Холевського, то розрахунок матриці R^{-1} не є складною обчислювальною процедурою.

Основний обсяг пам'яті ЕОМ при реалізації описаного алгоритму йде на збереження $n(n+1)/2$ елементів матриці A (або R^{-1}) і $l(l+1)/2$ елементів матриці C , причому обчислення елементів C_{ij} можна організувати так, що запам'ятовувати вектори $R^{-1}f'_i(x)$, $i \in J_\delta(x)$ немає потреби. При цьому кількість обчислень не збільшиться.

Кількість обчислень на одній ітерації описаного алгоритму і методу лінеаризації для сильно випуклих функцій [2] однакова. Проте під час реалізації запропонованої модифікації відсутня можливість робити невдалі кроки [2].

Відзначимо, що для побудови матриці $B(x, u, h)$ достатньо $n(n+3)/2$ звертань до обчислень функцій.

Маючи в наявності LDL^T - розбиття матриці A , можна контролювати її зумовленість [1], а отже керувати чисельною стійкістю методу.

І. Г и л л Ф., М у р р е й У., Р а й т М. Практическая оптимизация. М., 1985. 2. П ш е н и ч н ы й Б.Н. Метод линеаризации. М., 1983.

Стаття надійшла до редколегії 17.12.85

УДК 517.946

М.М.Притула, В.М.Цимбал

ОЦІНКА РОЗВ'ЯЗКУ ЗМІШАНОЇ ЗАДАЧІ
ДЛЯ СИНГУЛЯРНО ЗБУРЕНОГО
ГІПЕРБОЛІЧНОГО РІВНЯННЯ

Рівняння другого порядку гіперболічного типу з малим параметром при старшій похідній по часу, що вироджується у параболічне рівняння другого порядку при нульовому значенні параметра, трапляється у багатьох прикладних задачах [1, 3]. Відомі праці, у яких одержана асимптотика по малому параметру розв'язку задачі Коші та змішаної задачі. Однак подекуди, наприклад [5], одержується асимптотика, а питання обґрунтування асимптотичної коректності, тобто оцінки залишкового члена, не береться до уваги.

В області $D = \{(x, t): 0 \leq x \leq l, 0 \leq t \leq T\}$ розглядається рівняння

$$\varepsilon a(x, t) \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + b(x, t) \frac{\partial u}{\partial t} + c(x, t) \frac{\partial u}{\partial x} + d(x, t) u = f(x, t, \varepsilon) \quad (1)$$

з початковими

$$u|_{t=0} = 0, \quad \left. \frac{\partial u}{\partial t} \right|_{t=0} = 0 \quad (2)$$

і граничними умовами вигляду

$$\begin{aligned} \frac{\partial u(0, t)}{\partial x} &= \gamma u(0, t) - \alpha u(l, t) - \delta \frac{\partial u(0, t)}{\partial t}, \\ \frac{\partial u(l, t)}{\partial x} &= \alpha u(0, t) + \beta u(l, t) + \delta \frac{\partial u(l, t)}{\partial t}, \end{aligned} \quad (3)$$

або

$$u(l, t) = \rho u(0, t),$$