

А.И. Голиков, Ю.Г. ЕВТУШЕНКО

ОБ ОДНОМ КЛАССЕ МЕТОДОВ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧ НЕЛИНЕЙНОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

(Представлено академиком А.А. Дородницыным 2 XII 1977)

Пересмотрено 18 II 2004

1. Рассмотрим задачу отыскания

$$\min_{x \in X} f(x), \quad X = \{x \in E_n : g(x) = 0\}; \quad (1)$$

здесь $x \in E_n$, E_i есть i -мерное евклидово пространство; дифференцируемые функции $f(x)$, $g(x)$ осуществляют соответственно отображения $f : E_n \rightarrow E_1$, $g : E_n \rightarrow E_m$.

Всюду ниже предполагаем, что существуют вектор $p_* \in E_m$ и решение задачи (1) x_* такие, что (x_*, p_*) образуют точку Куна–Таккера, т.е.

$$f_x(x_*) + g_x(x_*)p_* = 0, \quad x_* \in X. \quad (2)$$

Введем функцию двух скалярных аргументов $\varphi(g^i, p^i)$ и вектор $\varphi(g, p) = [\varphi(g^1, p^1), \dots, \dots, \varphi(g^m, p^m)]$. Символы φ_g , φ_p , φ_{gg} , φ_{pp} , φ_{gp} обозначают матрицы первых и вторых производных размерами соответственно $m \times 1$, $m \times 1$, m^2 , m^2 , m^2 . Матрицы вторых производных диагональные. Конкретный элемент матриц получается, если указываются его скалярные аргументы, например, $\varphi_g(g^i, p^i)$. Составим обобщенную функцию Лагранжа

$$H(x, p) = f(x) + \sum_{i=1}^m \varphi(g^i(x), p^i). \quad (3)$$

На функцию φ наложим следующее требование:

A₁. Функция $\varphi(g^i, p^i)$ непрерывно дифференцируема, для любых действительных p^i имеет место $\varphi_g(0, p^i) = p^i$, и если $g^i \neq 0$, то $\varphi_g(g^i, p^i) \neq p^i$.

Считая, что задача безусловной минимизации

$$H(x(p), p) = \min_{x \in E_n} H(x, p) \quad (4)$$

имеет решение $x = x(p)$, перейдем к задаче об отыскании корней системы

$$\Phi(p) = \varphi_g(g(x(p)), p) - p = 0. \quad (5)$$

Если p_* — решение (5), $x_* = x(p_*)$, выполнено условие **A₁**, тогда (x_*, p_*) есть точка Куна–Таккера. Это обстоятельство позволяет использовать широкий класс методов отыскания корней систем уравнений для решения (5) и тем самым решать задачу (1). Предполагая, что $\Phi(p)$ дифференцируема, получим формулу для ее производной:

$$\Phi_p(p) = [I - \varphi_{gg}(g(x(p)), p)M(x(p), p)]\varphi_{gp}(g(x(p)), p) - I;$$

здесь

$$\begin{aligned} M(x, p) &= g_x^\top(x) H_{xx}^{-1}(x, p) g_x(x), \\ H_{xx}(x, p) &= L(x, p) + g_x(x) \varphi_{gg}(g(x), p) g_x^\top(x), \\ L(x, p) &= f_{xx}(x) + \sum_{i=1}^m g_{xx}^i(x) \varphi_g(g^i(x), p^i). \end{aligned}$$

I — единичная матрица m^2 , индекс \top означает транспонирование матриц. Обозначим $x_s = x(p_s)$. Приведем три метода решения (1):

$$p_{s+1} = \varphi_g(g(x_s), p_s); \quad (6)$$

$$p_{s+1} = p_s - \Phi_p^{-1}(p_s) [\varphi_g(g(x_s), p_s) - p_s]; \quad (7)$$

$$p_{s+1} = \varphi_g(g(x_s), p_s) + Q(x_s, p_s) g(x_s), \quad Q(x, p) = M^{-1}(x, p) - \varphi_{gg}(g(x), p); \quad (8)$$

здесь (6) — по существу, метод простой итерации, (7) — аналог метода Ньютона.

Укажем примеры простейших функций, удовлетворяющих \mathbf{A}_1 :

$$\begin{aligned} \varphi^1(g^i, p^i) &= g^i p^i + (g^i)^2 / 2, & \varphi^2(g^i, p^i) &= g^i (p^i - 1) + \exp(g^i), \\ \varphi^3(g^i, p^i) &= g^i p^i + \frac{1}{2\pi} [2g^i \operatorname{arctg} g^i - \ln[1 + (g^i)^2]] \exp(-(p^i)^2). \end{aligned}$$

При численных расчетах целесообразно брать в качестве $\varphi(g^i, p^i)$ функции $\varphi^k(\tau g^i, p^i) / \tau$, где $k = 1, 2, 3$, τ — положительный параметр. Взяв, например, первую из них, получим, что (7), (8) совпадают, (6) и (7) приводят к схемам

$$p_{s+1} = p_s + \tau g(x_s), \quad p_{s+1} = p_s + M^{-1}(x_s, p_s) g(x_s).$$

Первый метод хорошо известен (см., например, [1]).

Пусть существует вектор p_* , являющийся решением (5). Введем уравнение

$$|\Phi_p(p_*) + I - \lambda I| = 0. \quad (9)$$

Сходимость (6) и (7) следует из общеизвестных теорем о сходимости. Переформулируем их применительно к (5). Через G обозначим некоторую окрестность p_* .

Теорема 1. Пусть существуют непрерывно дифференцируемые функции $x(p)$ и $\Phi(p)$, все λ по модулю меньше единицы; тогда (6) локально сходится к p_* .

Теорема 2. Пусть $H(x, p)$ дважды непрерывно дифференцируема в окрестности точки Куна–Таккера (x_*, p_*) , матрица $H_{xx}(x_*, p_*)$ невырождена, на G существует непрерывное решение $x(p)$ задачи (4). Если $\Phi_p(p_*)$ невырождена и на G матрица $\Phi_p(p)$ удовлетворяет условию Липшица, то (7) локально сходится к p_* с квадратичной скоростью. Если $M(x_*, p_*)$ невырождена, матрица $Q(x(p), p)$ удовлетворяет на G условию Липшица, то (8) локально сходится к p_* с квадратичной скоростью.

В [2] дана другая модификация метода Ньютона, пригодная для решения (1) и (10), не требующая вспомогательной минимизации H по x . Возможны различные модификации предлагаемых методов, например, аналогом метода Зейделя является процесс

$$p_s^i = \varphi_g(g^i(x(\bar{p}_{si})), p_{s-1}^i), \quad \bar{p}_{si} = [p_s^1, \dots, p_s^{i-1}, p_{s-1}^i, p_{s-1}^{i+1}, \dots, p_{s-1}^m], \quad i \in [1, \dots, m].$$

2. Метод (6) можно использовать в случае задач с ограничениями типа неравенств:

$$\min_{x \in X} f(x), \quad X = \{x \in E_n : g(x) \leq 0\}. \quad (10)$$

Предполагаем, что здесь также существует точка Куна–Таккера (x_*, p_*) , т.е. в ней имеет место (2) и $p_*^i \geq 0$, $p_*^i g^i(x_*) = 0$ для $i \in [1, \dots, m]$. Функцию Лагранжа строим в виде (3). Через $P(g^i)$ обозначим множество неотрицательных решений уравнения $p^i = \varphi_g(g^i, p^i)$.

На функцию φ вместо \mathbf{A}_1 наложим следующее условие:

A₂. $P(g^i) = \emptyset$ при $g^i > 0$; $P(g^i) = 0$ при $g^i < 0$; если $a \geq 0$, то $a \in P(0)$; $\varphi_g(g^i, p^i) \geq 0$ для любых $g^i, p^i \geq 0$.

Для каждого p из (4) находим $x = x(p)$, определив таким образом систему $p = \varphi_g(g(x(p)), p)$. Если p_* — ее решение, $x_* = x(p_*)$, $p_* \geq 0$, то согласно **A₂** (x_*, p_*) образует точку Куна–Таккера. Используем для решения (10) схему (6), взяв $p_0 \geq 0$, тогда все $p_s \geq 0$, предельные точки последовательности $(x(p_s), p_s)$ образуют точку Куна–Таккера.

Условию **A₂** удовлетворяют, например, функции

$$\begin{aligned} \varphi^4(g^i, p^i) &= \psi(g_+^i) + p^i e^{g^i}, \\ \varphi^5(g^i, p^i) &= \psi(g_+^i) + p^i \begin{cases} 1 + hg^i + \frac{h(h+1)}{2!}(g^i)^2 + \frac{h(h+1)(h+2)}{3!}(g^i)^3, & \text{if } g^i \geq 0, \\ \frac{1}{(1-g^i)^h}, & \text{if } g^i \leq 0; \end{cases} \end{aligned}$$

здесь $0 < h$, $g_+^i = \max[0, g^i]$, $\psi(z)$ — некоторая достаточно гладкая функция такая, что $\psi(0) = \psi'(0) = 0$, при $z > 0$ $\psi(z) > 0$, $\psi'(z) > 0$, $\psi''(z) > 0$ (например, $\psi(z) = z^4$).

3. Количество целых чисел, принадлежащих индексному множеству $B = \{j : g^j(x_*) = 0, 1 \leq j \leq m\}$, обозначим через q . Введем матрицы $\bar{\varphi}_{gg}$, $\bar{\varphi}_{pg}$, \bar{g}_x , которые совпадают соответственно с φ_{gg} , φ_{pg} , g_x в задаче (1). В случае (10) в формулах для $\bar{\varphi}_{gg}$, $\bar{\varphi}_{pg}$, \bar{g}_x сохранены только те g^j и их производные, у которых $j \in B$, т.е. для задачи (10) размеры $\bar{\varphi}_{gg}$, $\bar{\varphi}_{pg}$, \bar{g}_x суть соответственно q^2 , q^2 , $n \times q$.

Приведем два дополнительных условия:

A₃. Функция φ такова, что $\bar{\varphi}_{gg}(g(x_*), p_*)$ положительно определена, матрица $\bar{\varphi}_{pg}(g(x_*), p_*)$ — единичная, в случае (10) для всех $j \notin B$ выполнены условия $\bar{\varphi}_{gg}(g^j(x_*), p_*^j) = 0$, $0 < \varphi_{pg}(g^j(x_*), p_*^j) < 1$.

A₄. Функция $H(x, p)$ дважды непрерывно дифференцируема в окрестности точки Куна–Таккера (x_*, p_*) , столбцы матрицы $\bar{g}_x(x_*)$ линейно независимы, $x^\top L(x_*, p_*)x > 0$ для любого ненулевого x такого, что $x^\top \bar{g}_x(x_*) = 0$.

Пусть μ обозначает совокупность корней уравнения

$$|\bar{\varphi}_{gg}(g(x_*), p_*) \bar{g}_x^\top(x_*) L^{-1}(x_*, p_*) \bar{g}_x(x_*) - \mu I| = 0.$$

Здесь в случае задачи (10) единичная матрица I имеет размер q^2 . При выполнении **A₃** корни приведенного уравнения вещественны, и если они не все положительны, то α обозначает наибольший отрицательный корень.

Теорема 3. Пусть существует точка Куна–Таккера, в которой матрица L невырожденна, имеют место **A₃**, **A₄**, в случае задачи (1) выполнено условие **A₁**, в случае (10)

— \mathbf{A}_2 ; в качестве $\varphi(g, p)$ взята функция $\varphi(\tau g, p)/\tau$. Тогда для любого $\tau > \bar{\tau}$ выполнены условия теоремы 1, причем если все $\mu > 0$, то $\bar{\tau} = 0$, и $\bar{\tau} = -2/\alpha$ в противном случае.

4. В случае, если (1) и (10) — задачи выпуклого программирования, вместо (4) можно ввести иную вспомогательную задачу

$$\min_{x \in E_n} \Gamma(g(x), p, \mu, f(x)), \quad (11)$$

где

$$\Gamma(g(x), p, \mu, f(x)) = \gamma(f(x) - \mu) + \sum_{i=1}^m \varphi(g^i(x), p^i)$$

выпукла по x , $\gamma(q)$ — непрерывно дифференцируемая функция скалярного аргумента, удовлетворяющая условию

$$\mathbf{A}_5. \text{ Для всех } q \neq 0, \gamma(q) > 0, \gamma'(q) \neq 0 \text{ и } \gamma(0) = \gamma'(0) = 0.$$

Пусть на s -м шаге итеративного процесса известны p_s, μ_s , из (11) найдено $x_s = x(p_s, \mu_s)$. Построим метод, в котором

$$p_{s+1} = \varphi_g(g(x_s), p_s) \frac{\gamma'(\bar{f} - \bar{\mu})}{\gamma'(f(x_s) - \mu_s)}; \quad (12)$$

здесь в качестве \bar{f} и $\bar{\mu}$ можно взять любые числа из интервалов

$$\mu_s \leq \bar{\mu} < \bar{f} \leq f(x_s) + \sum_{i=1}^m p_s^i g^i(x_s) = F_s.$$

Укажем несколько простейших вариантов выбора $\bar{f}, \bar{\mu}, \mu_{s+1}$:

$$\begin{array}{lll} \bar{f} = F_s, & \bar{\mu} = \mu_s, & \mu_{s+1} = \mu_s; \\ \bar{f} = F_s, & \bar{\mu} = f(x_s), & \mu_{s+1} = f(x_s); \\ \bar{f} = f(x_s), & \bar{\mu} = \mu_s, & \mu_{s+1} = \mu_s. \end{array}$$

Для приведенных алгоритмов важно, чтобы выполнялось условие $\Gamma(g(x_*), p_s, \mu_s, f(x)) > 0$. Если начальные значения μ_0, p_0 выбраны удовлетворяющими этим условиям, то в случае задач выпуклого программирования ($f(x)$ выпуклая, в (1) $g(x)$ линейная, в (10) выпуклая) это свойство автоматически сохраняется и на последующих итерациях. Начальные значения p_0, μ_0 можно найти, используя, например, метод внешних штрафных функций. При этом должно быть $\mu_0 < f(x_*)$. Это условие будет выполнено, если положить $\mu_0 \in [f(x_0), F_0]$, где x_0 — точка минимума внешней штрафной функции.

Если для решения (1) в (11) положить

$$\Gamma(g(x), p, \mu, f(x)) = (f(x) - \mu)^2 + \sum_{i=1}^m \varphi^1(\tau g^i(x), p^i)/\tau, \quad (13)$$

то метод (12) переходит в следующий:

$$p_{s+1} = (p_s + \tau g(x_s)) \frac{\bar{f} - \bar{\mu}}{f(x_s) - \mu_s}. \quad (14)$$

В формулах (13), (14) можно положить $p = 0, p_s \equiv 0$ соответственно; значение μ_{s+1} брать любым из отрезка $[f(x_s), F_s]$. В частности, если $\mu_{s+1} = f(x_s)$, то приходим к методу

[3], если $\mu_{s+1} = \mu_s + (\Gamma(g(x_s), 0, \mu_s, f(x_s)))^{1/2} = R_s$, то получаем метод [4]. Сходимость будет быстрее, если брать $\mu_{s+1} = F_s$, так как $F_s \geq R_s$. В случае задачи линейного программирования последний алгоритм (в котором $\mu_{s+1} = F_s$) сходится за конечное число шагов.

5. Опыт численного решения задач методами (6), типа Зейделя, алгоритмами из п. 4 свидетельствует о их достаточно высокой эффективности. Алгоритмы п. 4, использующие на каждой итерации значения обычной функции Лагранжа (например, $\bar{f} = F_s$, либо $\mu_{s+1} = R_s$), требуют большей точности решения вспомогательной задачи (11), чем при решении задачи безусловной минимизации (4) в методах п.п. 1,2. Можно показать, что на каждом s -м шаге решение (4) можно прекращать как только найдена точка x_s такая, что $\|H_x(x_s, p_s)\| \leq e_s$, где $e_s \rightarrow 0$ при $s \rightarrow \infty$.

ЛИТЕРАТУРА

1. *M.J.D. Powell*, in: Optimization, London – N.Y., 1969, p. 283.
2. *Ю.Г. Евтушенко*, ДАН, т. 221, No.5, 1016 (1975).
3. *Б.С. Разумихин*, Автоматика и телемеханика, No.6 (1972).
4. *D. Morrison*, SIAM J. Numer. Anal., v.5, No.1 (1968).