

обеих опор в зависимости от величины коэффициента трения. При трении равном приложенной боковой силе, при котором тело на жестких опорах не сдвинулось бы с места, центр масс системы набирает ненулевую скорость.

Библиографические ссылки

1. Dosaev M., Samsonov V., Klimina L., Lokshin B., Hwang S.S., Selyutskiy Yu. Braking of a solid body supported by two supports on a horizontal rough plane // ROMANSY 23 - Robot Design, Dynamics and Control, 2021. Vol. 601. P. 441–448.
2. Neymark Y., Fufaev N. The Painleve paradoxes and the dynamics of a brake shoe // J. Appl. Math. Mech., 1995. Vol. 59. No. 3. P. 343–352.

НЕОБХОДИМЫЕ И ДОСТАТОЧНЫЕ УСЛОВИЯ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧ СИЛЬНО-СЛАБО ВЫПУКЛОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

С.И. Дудов, М.А. Осипцев

Саратовский национальный исследовательский государственный университет
им. Н.Г. Чернышевского, Саратов, Россия
DudovSI@info.sgu.ru, Osipcevm@gmail.com

1. В последние десятилетия растёт интерес к задачам слабо – сильно выпуклого программирования (ССВП), то есть к задачам минимизации сильно или слабо выпуклых функций на сильно или слабо выпуклом множествах. Это стало следствием изучения сильно и слабо выпуклых множеств и функций ([1–3]) в рамках параметрически выпуклого анализа, являющимся одним из разделов негладкого анализа.

В докладе будут приведены необходимые и достаточные условия решения задач ССВП. Используемые обозначения: $D_r(x_1, x_2)$ – пересечение всех евклидовых шаров радиуса $r > 0$, содержащих точки x_1 и x_2 ; $\|\cdot\|$ – евклидова норма; $B(x, r) = \{y \in \mathbb{R}^p : \|x - y\| \leq r\}$; $\operatorname{Arg} \min_{x \in D} f(x) = \{y \in D : f(y) = \min_{x \in D} f(x)\}$; $\partial f(x)$ – субдифференциал Кларка функции $f(\cdot)$ в точке x ; $N(x, D)$ – нормальный конус Кларка множества D в точке x .

2. Введём необходимые определения (см. [1–3]).

Определение 1. Множество $A \subset \mathbb{R}^p$ называется
a) r -сильно выпуклым, если с любой парой точек x_1 и x_2 , таких что
 $\|x_1 - x_2\| \leq 2r$ оно содержит и $D(x_1, x_2)$.

б) r -слабо выпуклым (по Виалю [7]), если для любой пары точек x_1 и x_2 из A таких, что $\|x_1 - x_2\| < 2r$, $x_1 \neq x_2$, пересечение $D_r(x_1, x_2) \cap A$ содержит хотя бы ещё одну точку отличную от x_1 и x_2 .

Определение 2. Пусть $\Omega \subset \mathbb{R}^p$ – открытое выпуклое множество и $\rho > 0$. Функция $f(\cdot) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ называется ρ -сильно (слабо) выпуклой на Ω , если функция $f(\cdot) - \frac{\rho}{2}\|\cdot\|^2$ ($f(\cdot) + \frac{\rho}{2}\|\cdot\|^2$) – выпукла на Ω .

3. Приведём некоторые результаты.

Теорема 1. Пусть $r > 0$, $\rho > 0$, D – r -сильно выпуклое множество, $f(\cdot)$ – ρ -слабо выпуклая на \mathbb{R}^p функция. Для того, чтобы $x_0 \in \operatorname{Arg} \min_{x \in D} f(x)$ необходимо, а если $\frac{M}{r} \geq \rho$, то и достаточно, что бы $0_p \in \partial f(x_0) + N(x_0, D)$. При этом для всех $x \in D$ выполняется неравенство

$$f(x) - f(x_0) \geq \frac{1}{2} \left(\frac{M}{r} - \rho \right) \|x - x_0\|^2.$$

Здесь $M = \max\{\|v\| : v \in \partial f(x_0) \cap -N(x_0, D)\}$.

Теорема 2. Пусть $r > 0$, $\rho > 0$, D – r -слабо выпуклое множество, $f(\cdot)$ – ρ -слабо выпуклая на \mathbb{R}^p и дифференцируемая в точке x_0 функция, для некоторого $\delta > 0$ выполняется $B(x_0, \delta) \subset f'(x_0) + N(x_0, D)$ и $f'(x_0) \neq 0_p$. Если $\frac{\|f'(x_0)\|}{r} \geq \rho \sqrt{1 - \frac{r^2}{\|f'(x_0)\|^2}}$, то $x_0 \in \operatorname{Arg} \min_{x \in D} f(x)$. А если $\frac{\|f'(x_0)\|}{r} < \rho \sqrt{1 - \frac{r^2}{\|f'(x_0)\|^2}}$, то $x_0 \in \operatorname{Arg} \min_{x \in D(\delta)} f(x)$,

$$\text{где } D(\delta) = \left\{ x \in D : \|x - x_0\| < \frac{2r\delta}{\sqrt{\delta^2 + (\rho r - \sqrt{\|f'(x_0)\|^2 - \delta^2})^2}} \right\}.$$

Кроме того, получены необходимые и достаточные условия минимума сильно выпуклой функции на слабо выпуклом множестве, достаточные условия локального минимума других задач ССВП, рассматривалась также сильно – слабо выпуклая задача математического программирования.

В процессе доклада будут даны сравнения с другими известными результатами по характеризации решения задач ССВП.

Библиографические ссылки

1. Vial J.P. Strong and weak convexity of set and functions // Math. Oper. Res. 1983. Vol. 8. No. 2. P. 231–259.
2. Половинкин Е.С., Балашов М.В. Элементы выпуклого и сильно выпуклого анализа. М.:Физматлит, 2006.
3. Иванов Г.Е. Слабо выпуклые множества и функции. М.:Физматлит, 2006.
4. Wu Z.Y. Sufficient global optimality conditions for weakly convex minimization problems // J. Glob. Optim.. 2007. Vol. 39. P. 427–440.
5. Balashov M. About the gradient projection algorithm for a strongly convex function and a proximally smooth set // J. of Convex Analysis, 2017. Vol. 24. No. 2. P. 493–500.
6. Balashov M., Polyak B., Tremba A. Gradient projection and conditional gradient methods for constrained nonconvex minimization // Numerical Functional Analysis and Optimization, 2020. Vol. 41. No. 7. P. 822–849.
7. Дудов С.И., Осипцев М.А. Характеризация решения задач сильно-слабо выпуклого программирования // Мат. сборник (в печати).

ВАРИАНТ ПРЯМО-ДВОЙСТВЕННОГО МЕТОДА НЬЮТОНА ДЛЯ ЛИНЕЙНОЙ ЗАДАЧИ ПОЛУОПРЕДЕЛЕННОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

В.Г. Жадан

ФИЦ “Информатика и управление” РАН, Москва, Россия
vgzhadan@yandex.ru

Предлагается прямо-двойственный метод решения линейной задачи полуопределенного программирования. Отличие данного метода от других прямо-двойственных методов заключается в том, что текущие точки итеративного процесса могут принадлежать границам допустимых множеств.

Пусть \mathbb{S}^n обозначает пространство симметричных матриц порядка n , и пусть \mathbb{S}_+^n — конус положительно полуопределеных матриц из \mathbb{S}^n . Рассматривается задача полуопределенного программирования:

$$\min C \bullet X, \quad A_i \bullet X = b^i, \quad 1 \leq i \leq m, \quad X \succeq 0, \quad (1)$$

где $M_1 \bullet M_2 = \text{tr } M_1^T M_2$ — скалярное произведение между матрицами по Фробениусу, $M \succeq 0$ означает, что $M \in \mathbb{S}_+^n$. Все матрицы C, X и A_i , $1 \leq i \leq m$, принадлежат \mathbb{S}^n . Двойственной к (1) является задача

$$\max \langle b, u \rangle, \quad \sum_{i=1}^m u^i A_i + Y = C, \quad Y \succeq 0, \quad (2)$$