

П. И. Стецюк, Т. Е. Романова, Г. Шайтхауэр

О глобальном минимуме целевой функции в задаче равновесной упаковки кругов

(Представлено членом-корреспондентом НАН Украины Ю. Г. Стояном)

Рассматривается задача равновесной упаковки семейства кругов в круг минимального радиуса в виде многоэкстремальной задачи нелинейного программирования. С помощью негладких штрафов задача сводится к задаче безусловной минимизации негладкой функции. Предлагается алгоритм поиска локальных экстремумов негладкой функции и алгоритм уточнения оценки снизу для значения глобального минимума целевой функции, которые базируются на использовании методов оптимизации негладких функций с применением модификации r -алгоритма Шора. Приводятся результаты тестовых экспериментов.

Задача равновесной упаковки неодинаковых кругов в круг наименьшего радиуса возникает в задачах плотной упаковки параллельных одинаковых по высоте круговых цилиндров в цилиндрический контейнер при ограничениях на динамическое равновесие системы [1, 2]. Динамическое равновесие определяется требованием, чтобы центр тяжести системы круговых цилиндров находился в центре кругового контейнера.

Математическая модель задачи равновесной упаковки неравных кругов может быть сформулирована в виде различных многоэкстремальных задач математического программирования [3]. Одна из этих формулировок является предметом исследования данной работы. Для нее мы опишем алгоритм нахождения локальных экстремумов и алгоритм уточнения оценки снизу для значения глобального минимума целевой функции, которые базируются на использовании методов оптимизации негладких функций.

Математическая модель. Имеется семейство кругов S_i с радиусами r_i и весами w_i , $i = 1, \dots, m$. Полагаем, что центр тяжести круга S_i находится в его центре. Равновесной упаковкой семейства кругов S_i , $i = 1, \dots, m$, в круг S назовем такую их упаковку, чтобы радиус круга S был минимальным и центр тяжести семейства кругов S_i , $i = 1, \dots, m$, совпадал с центром круга S .

Не ограничивая общности будем считать, что центр круга S находится в начале неподвижной системы координат. Пусть (x_i, y_i) — неизвестный центр круга S_i ; r — неизвестный радиус круга S . Обозначим известные величины $\lambda_i = w_i / \sum_{i=1}^m w_i$, $i = 1, \dots, m$, и очевидную нижнюю границу на искомый радиус $r_{\text{low}} = \max_{i=1, \dots, m} r_i$. Тогда равновесной упаковке семейства кругов S_i , $i = 1, \dots, m$, соответствует многоэкстремальная задача нелинейного программирования

$$r^* = \min_{x, y, r} r \tag{1}$$

при ограничениях

$$x_i^2 + y_i^2 \leq (r - r_i)^2, \quad i = 1, \dots, m, \tag{2}$$

$$(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2 \geq (r_i + r_j)^2, \quad 1 \leq i < j \leq m, \quad (3)$$

$$\sum_{i=1}^m \lambda_i x_i = 0, \quad \sum_{i=1}^m \lambda_i y_i = 0, \quad (4)$$

$$r \geq r_{\text{low}}, \quad (5)$$

где $x = (x_1, \dots, x_m)$, $y = (y_1, \dots, y_m)$. Здесь целевая функция (1) является линейной. Ограничения (2) гарантируют, что $S_i \subset S$, а ограничения (3) описывают условие $\text{int } S_i \cap \text{int } S_j = \emptyset$, $1 \leq i < j \leq m$, где $\text{int}(\cdot)$ означает внутренность множества (\cdot) . Ограничения (4) означают, что центр тяжести семейства кругов S_i , $i = 1, \dots, m$, находится в центре круга S . Ограничение (5) обеспечивает то, что значение радиуса круга S не уходит к минус бесконечности, чему формально не препятствует правая часть ограничения (2).

В работе [3] приведены еще две формулировки этой задачи. Первая является задачей обратно-выпуклого программирования, а вторая — задачей минимизации функции максимума из выпуклых функций при ограничениях (3) и (4). Во второй формулировке переменная r не используется и ее оптимальное значение r^* определяется из минимального значения негладкой целевой функции. Обе формулировки свободны от ограничения (5), так как неотрицательность r учитывается за счет формулировки ограничения (2) в виде $\sqrt{x_i^2 + y_i^2} \leq r - r_i$, $i = 1, \dots, m$.

Алгоритм поиска наилучшего решения. С помощью негладких штрафов задача (1)–(5) сводится к задаче безусловной минимизации негладкой функции

$$\min_{r,x,y} \{f(r, x, y) = r + \Phi_P(r, x, y)\}, \quad (6)$$

где штрафная функция $\Phi_P(r, x, y)$ имеет вид

$$\Phi_P(r, x, y) = P_1 F_1(r, x, y) + P_2 F_2(x, y) + P_3 \max\{0, -r + r_{\text{low}}\} \quad (7)$$

Здесь P_k — положительные штрафные коэффициенты, $k = 1, 2, 3$, а функции $F_1(r, x, y)$ и $F_2(x, y)$ определяются так:

$$F_1(r, x, y) = \sum_{i=1}^m \max\{0, x_i^2 + y_i^2 - (r - r_i)^2\} + \sum_{i=1}^m \sum_{j=i+1}^m \max\{0, -(x_i - x_j)^2 - (y_i - y_j)^2 + (r_i + r_j)^2\}, \quad (8)$$

$$F_2(x, y) = \max\left\{0, -\sum_{i=1}^m \lambda_i x_i - \Delta x, \sum_{i=1}^m \lambda_i x_i - \Delta x\right\} + \max\left\{0, -\sum_{i=1}^m \lambda_i y_i - \Delta y, \sum_{i=1}^m \lambda_i y_i - \Delta y\right\}, \quad (9)$$

где Δx и Δy — заданные допуски на отклонения координат центра тяжести семейства кругов от начала координат. Использование в (7) штрафных коэффициентов P_k , $k = 1, 2, 3$, позволяет учесть точность выполнения ограничений (2)–(5). Коэффициент P_1 , согласно (8),

отвечает за ограничения (2), (3), коэффициент P_2 , согласно (9), — за ограничения (4), а коэффициент P_3 — за ограничение (5).

Алгоритм поиска наилучшего решения задачи (1)–(5) состоит в следующем. Для заданного набора стартовых точек осуществляется поиск локальных минимумов в задаче (6) с помощью модификации r -алгоритма [4]. Наилучший из локальных минимумов функции $f(r, x, y)$, для которого штрафная функция $\Phi_P(r, x, y)$ близка к нулю, принимается за решение задачи (1)–(5). Ему соответствует значение целевой функции r_{up} — наилучшее значение радиуса r круга S . Стартовые точки генерируются случайным образом в круге заданного радиуса, который последовательно уточняется по мере нахождения лучшего локального минимума. Отметим, что данный алгоритм можно использовать и в случае, когда не требуется учитывать ограничения на центр тяжести. Для этого достаточно положить равным нулю штрафной коэффициент P_2 .

Программная реализация алгоритма выполнена на некоммерческом языке GNU Octave [5]. Программа либо находит один из локальных минимумов в задаче (1)–(5), либо сообщает о невозможности найти допустимую точку для системы ограничений (2)–(5). Ядром программы является octave-функция `galgb5`, которая реализует r -алгоритм с постоянной величиной коэффициента растяжения пространства и адаптивной регулировкой шага в направлении нормированного антисубградиента. Эта регулировка направлена на увеличение точности поиска минимума функции по направлению в процессе счета и при этом гарантирует, что среднее (по итерациям) число шагов не превышает двух–трех.

Двойственная оценка ψ^* . Эта оценка аппроксимирует снизу минимальное значение целевой функции в квадратичных невыпуклых задачах и ее значение со сколь угодно большой точностью может быть найдено с помощью методов минимизации негладких выпуклых функций [6]. Модель (1)–(5) можно преобразовать к виду квадратичной экстремальной задачи

$$f^* = (r^*)^2 = \min_{r,x,y} r^2, \quad (10)$$

при ограничениях

$$x_i^2 + y_i^2 - r^2 + 2r_i r - r_i^2 \leq 0, \quad i = 1, \dots, m, \quad (11)$$

$$-x_i^2 + 2x_i x_j - x_j^2 - y_i^2 + 2y_i y_j - y_j^2 + (r_i + r_j)^2 \leq 0, \quad 1 \leq i < j \leq m, \quad (12)$$

$$\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^m \lambda_i \lambda_j x_i x_j = 0, \quad \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^m \lambda_i \lambda_j y_i y_j = 0, \quad (13)$$

$$r^2 - (r_{\text{low}} + r_{\text{up}})r + r_{\text{low}}r_{\text{up}} \leq 0. \quad (14)$$

Здесь ограничения (11) и (12) соответствуют другой записи ограничений (2) и (3), два ограничения в (13) являются возведенными в квадрат линейными равенствами из (4). Квадратичное неравенство (14) следует из соотношения $r_{\text{low}} \leq r \leq r_{\text{up}}$.

Наличие квадратичного неравенства (14) обеспечивает нетривиальную, т.е. не равную $-\infty$ двойственную оценку ψ^* , которая будет оценкой снизу для f^* в задаче (10)–(14). Более того, оно гарантирует, что оценка ψ^* будет всегда не меньше, чем квадрат r_{low} . Поэтому, если алгоритм поиска наилучшего решения позволяет уточнять величину r_{up} , то двойственная оценка ψ^* позволяет уточнять величину r_{low} . На самом деле, из свойства оценки $\psi^* \leq f^* \leq (r^*)^2$ следует $r^* \geq \sqrt{\psi^*} \geq r_{\text{low}}$, откуда понятно, что если величина $\sqrt{\psi^*}$ больше,

чем r_{low} , то она может быть использована для уточнения нижней оценки r_{low} . Это означает, что для рассматриваемого класса задач вида (1)–(5) оценка ψ^* может использоваться для доказательства того, что найден глобальный минимум.

Рассмотрим тестовый пример: $m = 5$, $r_1 = 0,1$, $r_2 = 0,2$, $r_3 = 0,3$, $r_4 = 0,5$, $r_5 = 0,8$, $w_1 = 0,0785$, $w_2 = 0,314$, $w_3 = 0,7065$, $w_4 = 1,9625$, $w_5 = 5,024$. При $P_1 = P_2 = P_3 = 10$ и $\Delta x = \Delta y = 0,0001$ алгоритм уже для 4-й стартовой точки находит точку локального минимума $(r_{\text{up}}, x_{\text{up}}, y_{\text{up}})$, где $r_{\text{up}} = 1,316108$, $x_{\text{up}} = (-0,474894, -1,115151, 0,025054, -0,615244, 0,314084)$; $y_{\text{up}} = (1,119551, 0,046204, 1,015799, 0,536197, -0,372840)$.

Значение функции цели не улучшилось для 100 сгенерированных стартовых точек. При генерации стартовых точек использовался датчик случайных чисел с равномерным распределением внутри единичного куба. В точке $(r_{\text{up}}, x_{\text{up}}, y_{\text{up}})$ ограничения (12) выполняются с некоторым запасом до 10^{-7} , а ограничения (11) нарушаются не более чем на величину 10^{-7} . С учетом квадратичности этих ограничений это означает, что условие касания кругов выполнено с точностью до $\sqrt{10^{-7}} = 0,0003$, т. е. немного хуже, чем $\Delta x = \Delta y = 0,0001$.

Естественен вопрос: может ли найденный наилучший локальный минимум претендовать на то, чтобы быть глобальным минимумом? Оказывается, что может и доказать это можно с помощью двойственной оценки ψ^* . Так, например, пусть $r_{\text{low}} = 0,8$ (максимальный из пяти радиусов) и $r_{\text{up}} = 1,35$ (немного больше, чем 1,316108, поскольку ограничения точно не выполняются). Тогда полученная оценка $\psi^* = 1,7309$. Отсюда получаем, что $r^* \geq \sqrt{\psi^*} \geq 1,3156$ и есть больше, чем $1,3 = r_4 + r_5$ — граница снизу. Следовательно, улучшить значение целевой функции $f^* = 1,316108$ меньше, чем на величину 0,0005, нельзя. А это и есть доказательство того, что найденный локальный минимум является глобальным с наперед заданной точностью.

В заключение отметим, что двойственную оценку ψ^* можно уточнять за счет добавления в задаче (10)–(14) функционально избыточных квадратичных ограничений [6], которые являются нетривиальными следствиями условий задачи. Так, например, подобно ограничению (14) можно построить и ограничения для некоторых переменных из $x_i, y_i, i = 1, \dots, m$, используя диапазоны их изменения.

Работа поддержана совместным грантом НТЦУ и НАН Украины (проект № 5710).

1. Коваленко А. А., Панкратов А. В., Романова Т. Е., Стецюк П. И. Упаковка круговых цилиндров в цилиндрический контейнер с учетом специальных ограничений поведения системы // Журн. обчисл. та прикл. математики. – 2013. – № 1(111). – С. 126–134.
2. Stoyan Yu., Romanova T. Mathematical models of placement optimisation: two- and three-dimensional problems and applications // Modeling and Optimization in Space Engineering / G. Fasano, J. D. Pinter, eds. – New York: Springer, 2012. – P. 363–388.
3. Ненахов Э. И., Романова Т. Е., Стецюк П. И. Равновесная упаковка кругов в круг минимального радиуса // Теорія оптимальних рішень. – Київ: Ін-т кібернетики ім. В. М. Глушкова НАН України, 2013. – С. 143–153.
4. Шор Н. З., Стецюк П. И. Использование модификации r -алгоритма для нахождения глобального минимума полиномиальных функций // Кибернетика и систем. анализ. – 1997. – 4. – С. 28–49.
5. Octave [Электронный ресурс]: <http://www.octave.org>.
6. Shor N. Z. Nondifferentiable optimization and polynomial problems. – Dordrecht: Kluwer, 1998. – 394 p.

*Институт кибернетики им. В. М. Глушкова
НАН Украины, Киев*

Поступило в редакцию 26.12.2013

*Институт проблем машиностроения им. А. Н. Подгорного
НАН Украины, Харьков*

*Институт вычислительной математики Дрезденского
технического университета, Германия*

П. І. Стецюк, Т. Є. Романова, Г. Шайтхауер

Про глобальний мінімум цільової функції в задачі рівноважної упаковки кругів

Розглядається задача рівноважної упаковки сімейства кругів у круг мінімального радіуса у вигляді багатоекстремальної задачі нелінійного програмування. За допомогою негладких штрафів задача зводиться до задачі безумовної мінімізації негладкої функції. Пропонується алгоритм пошуку локальних екстремумів негладкої функції і алгоритм уточнення оцінки знизу для значення глобального мінімуму цільової функції, які базуються на застосуванні методів оптимізації негладких функцій із використанням модифікації r-алгоритму Шора. Наводяться результати тестових експериментів.

P. I. Stetsyuk, T. E. Romanova, G. Schiethauer

On the global minimum of the objective function in a balanced circular packing problem

The paper considers the balanced packing problem of a given family of circles into a larger circle of the minimal radius as a multiextremal nonlinear programming problem. We reduce the problem to an unconstrained minimization problem of a non-smooth function by means of nonsmooth penalty functions. We propose an efficient algorithm to search for local extrema, as well as an algorithm of improvement of a lower estimate of the global minimum of the objective function. The algorithms use non-differentiable optimization methods based on Shor's r-algorithm. Computational test results are given.