

САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ПОЛИТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ
ПЕТРА ВЕЛИКОГО

ФИЗИКО-МЕХАНИЧЕСКИЙ ИНСТИТУТ
КАФЕДРА «ПРИКЛАДНАЯ МАТЕМАТИКА»

Отчёт
по курсовой работе:
Субдифференциальный метод Ньютона в арифметике Каухера
по дисциплине
«Интервальный анализ»

Выполнил:
Попов Павел Сергеевич
группа:
5030102/00201

Преподаватель:
к.ф.-м.н., доцент
Баженов Александр Николаевич

Санкт-Петербург
2024 г.

Содержание

1	Постановка задачи	2
2	Описание алгоритмов	2
2.1	Алгоритм subdiff1	2
2.2	Алгоритм subdiff2	3
2.3	Алгоритм подсчёта субдифференциалов	3
3	Тестовый пример	3
4	Вывод	4
5	Литература	4

1 Постановка задачи

Мы имеем уравнение, заданное в рекуррентном виде,

$$x = Cx + d, \quad C = (I \ominus A^c), \quad d = b^c,$$

и мы можем записать равносильное ему в \mathbb{KR} :

$$Cx \ominus x + d = 0.$$

Вместо задачи вычисления формальных решений интервальных уравнений т. е.

$$Cx \ominus x + d = 0 \quad \text{и} \quad Cx \ominus d = 0,$$

мы будем заниматься решением индуцированных уравнений в \mathbb{R}^{2n} : уравнения

$$\mathcal{F}(y) = 0,$$

такого что

$$\begin{aligned} \mathcal{F}(y) &= \text{sti} (C \text{sti}^{-1}(y) \ominus \text{sti}^{-1}(y) + d) \\ &= \text{sti} (C \text{sti}^{-1}(y)) - y + \text{sti}(d), \end{aligned}$$

и уравнения

$$\mathcal{G}(y) = 0,$$

такого что

$$\begin{aligned} \mathcal{G}(y) &= \text{sti} (C \text{sti}^{-1}(y) \ominus d) \\ &= \text{sti} (C \text{sti}^{-1}(y)) - \text{sti}(d). \end{aligned}$$

Определение. Погружение $\text{sti} : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{R}^{2n}$, которое действует по правилу

$$(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n) \mapsto (-\underline{\mathbf{x}}_1, -\underline{\mathbf{x}}_2, \dots, -\underline{\mathbf{x}}_n, \bar{\mathbf{x}}_1, \bar{\mathbf{x}}_2, \dots, \bar{\mathbf{x}}_n),$$

т.е. такое, при котором взятые с противоположным знаком левые концы интервалов $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ становятся первой, второй, ..., n -ой компонентами точечного $2n$ -вектора, а правые концы $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ становятся $(n+1)$ -ой, ..., $2n$ -ой компонентами точечного $2n$ вектора соответственно, будем называть стандартным погружением интервального пространства \mathbb{K}^n в \mathbb{R}^{2n} .

2 Описание алгоритмов

2.1 Алгоритм subdiff1

Используется для решения

$$\mathcal{F}(y) = 0,$$

Выбираем некоторое начальное приближение $x^{(0)} \in \mathbb{R}^{2n}$.

Если $(k-1)$ -е приближение $x^{(k-1)} \in \mathbb{R}^{2n}$, $k = 1, 2, \dots$, уже найдено, то вычисляем какой-нибудь субградиент $D^{(k-1)}$ отображения \mathcal{F} в точке $x^{(k-1)}$ и полагаем

$$x^{(k)} \leftarrow x^{(k-1)} - \tau \left(D^{(k-1)} \right)^{-1} \mathcal{F} \left(x^{(k-1)} \right),$$

где $\tau \in [0, 1]$ - некоторая константа.

2.2 Алгоритм subdiff2

Используется для решения

$$\mathcal{G}(y) = 0,$$

Выбираем некоторое начальное приближение $x^{(0)} \in \mathbb{R}^{2n}$.

Если $(k-1)$ -е приближение $x^{(k-1)} \in \mathbb{R}^{2n}$, $k = 1, 2, \dots$, уже найдено, то вычисляем какой-нибудь субградиент $D^{(k-1)}$ отображения \mathcal{G} в точке $x^{(k-1)}$ и полагаем

$$x^{(k)} \leftarrow x^{(k-1)} - \tau \left(D^{(k-1)} \right)^{-1} \mathcal{G} \left(x^{(k-1)} \right),$$

где $\tau \in [0, 1]$ - некоторая константа.

2.3 Алгоритм подсчёта субдифференциалов

Обозначая через e_i вектор, имеющий i -ой компонентой 1, а остальные нули, и привлекая известный результат о субдифференциале суммы, найдём

$$\begin{aligned} \partial \mathcal{F}_i(x) &= \partial \left((\text{sti}(\mathbf{C} \text{sti}^{-1}(x)))_i - x_i + (\text{sti}(\mathbf{d}))_i \right) \\ &= \partial \left(- \sum_{j=1}^n \frac{c_{ij} [-x_j, x_{j+n}]}{1} - x_i + (\text{sti}(\mathbf{d}))_i \right) \\ &= - \partial \sum_{j=1}^n \frac{c_{ij} [-x_j, x_{j+n}]}{1} - e_i \\ &= - \sum_{j=1}^n \partial \left(\frac{c_{ij} [-x_j, x_{j+n}]}{1} \right) - e_i \end{aligned}$$

для $i \in \{1, 2, \dots, n\}$, и

$$\begin{aligned} \partial \mathcal{F}_i(x) &= \partial \left((\text{sti}(\mathbf{C} \text{sti}^{-1}(x)))_i - x_i + (\text{sti}(\mathbf{d}))_i \right) \\ &= \partial \left(\sum_{j=1}^n \frac{c_{ij} [-x_j, x_{j+n}]}{1} - x_i + (\text{sti}(\mathbf{d}))_i \right) \\ &= \partial \sum_{j=1}^n \frac{c_{ij} [-x_j, x_{j+n}]}{1} - e_i \\ &= \sum_{j=1}^n \partial \left(\frac{c_{ij} [-x_j, x_{j+n}]}{1} \right) - e_i \end{aligned}$$

для $i \in \{n+1, \dots, 2n\}$.

3 Тестовый пример

Найдём решение системы интервальных линейных уравнений вида $x = \mathbf{C}x + \mathbf{d}$, где

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} [2, 4] & [-2, 1] \\ [-1, 2] & [2, 4] \end{pmatrix}, \quad \mathbf{d} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}$$

с помощью субдифференциального метода Ньютона.

При значении $\tau = 1$ алгоритм SubDiff2 находит всего за 2 итерации точное формальное решение - правильный интервальный вектор

$$\begin{pmatrix} [-0.333 \dots, 0.333 \dots] \\ [-0.333 \dots, 0.333 \dots] \end{pmatrix},$$

Для интервальной линейной 7×7 -системы

$$\begin{pmatrix} [4, 6] & [-9, 0] & [0, 12] & [2, 3] & [5, 9] & [-23, -9] & [15, 23] \\ [0, 1] & [6, 10] & [-1, 1] & [-1, 3] & [-5, 1] & [1, 15] & [-3, -1] \\ [0, 3] & [-20, -9] & [12, 77] & [-6, 30] & [0, 3] & [-18, 1] & [0, 1] \\ [-4, 1] & [-1, 1] & [-3, 1] & [3, 5] & [5, 9] & [1, 2] & [1, 4] \\ [0, 3] & [0, 6] & [0, 20] & [-1, 5] & [8, 14] & [-6, 1] & [10, 17] \\ [-7, -2] & [1, 2] & [7, 14] & [-3, 1] & [0, 2] & [3, 5] & [-2, 1] \\ [-1, 5] & [-3, 2] & [0, 8] & [1, 11] & [-5, 10] & [2, 7] & [6, 82] \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} [-10, 95] \\ [35, 14] \\ [-6, 2] \\ [30, 7] \\ [4, 95] \\ [-6, 46] \\ [-2, 65] \end{pmatrix}$$

алгоритм SubDiff2 успешно вычисляет формальное решение

$$\begin{pmatrix} [-1.22474317578, 0.50542987670] \\ [18.26444337096, -9.51750410300] \\ [-0.02818650587, 1.16075521933] \\ [16.40769576636, -14.45553419850] \\ [-1.34356527337, 3.98821848038] \\ [-3.52893852104, 4.54345836822] \\ [5.43086236811, -0.67400838683] \end{pmatrix}$$

за 9 итераций при значении релаксационного параметра $\tau = 1$.

4 Вывод

- Реализован субдифференциальный метод Ньютона на языке Python
- Сходимость субдифференциального метода Ньютона для матриц 2×2 занимает 2 итерации, матрицы 7×7 - 9 итераций

5 Литература

- А.Н. Баженов, А.А. Карпова. Интервальный анализ для исследователей.
- С.П. Шарый. Конечномерный интервальный анализ.