

Національна академія наук України
Інститут кібернетики імені В.М. Глушкова

**Субградієнтний метод з кроком Поляка у
перетвореному просторі**

Стовба Віктор Олександрович

Дисертація на здобуття наукового ступеня
доктора філософії за спеціальністю
113 Прикладна математика

17 травня 2021 року

Науковий керівник:
доктор фізико-математичних наук
Стецюк Петро Іванович

Мета, об'єкт, предмет

Мета роботи: розробка субградієнтних методів з кроком Поляка та перетворенням простору, обґрунтування швидкості збіжності цих методів

Об'єкт дослідження: субградієнтні методи з перетворенням простору, мінімізація яружних функцій

Предмет дослідження: субградієнтний метод з кроком Поляка та метод еліпсоїдів, їхнє застосування для розв'язання систем лінійних рівнянь та визначення параметрів лінійної регресії з використанням L_p -норми

Загальна структура дисертації

Розділ 1. Огляд літератури за темою дисертації

Розділ 2. Субградієнтний метод з кроком Поляка та зміщенням по опуклості

Розділ 3. Субградієнтний метод з кроком Поляка та перетворенням простору

Розділ 4. Метод еліпсоїдів для лінійної регресії та систем лінійних рівнянь

Розділ 5. Програмні реалізації субградієнтних методів з кроком Поляка (C++)

Постановка задачі

Знайти

$$x^* = \mathop{\text{arg min}}_{x \in \mathbb{R}^n} f(x) \text{ при відомому } f^* = f(x^*),$$

де $f(x)$, $x \in \mathbb{R}^n$ – опукла функція, $x^* \in X^*$ – точка мінімуму

Для довільної опуклої функції при $m = 1$ виконується нерівність

$$\left(x - x^*, g_f(x) \right) \geq m(f(x) - f^*), \forall x \in \mathbb{R}^n, \quad (1)$$

де $g_f(x)$ – субградієнт функції $f(x)$, $m \geq 1$ – максимальне зміщення по опуклості функції $f(x)$, яке не відкидає локалізацію точки x^* і дозволяє врахувати спеціальні види функцій:

- квадратичні ($m = 2$)
- однорідні диференційовні з показником σ ($m = \sigma$)

Розділ 2. Субградієнтний метод з кроком Поляка та параметром $m > 1$

$$x_{k+1} = x_k - h_k \frac{g_f(x_k)}{\|g_f(x_k)\|}, \quad h_k = \frac{m(f(x_k) - f^*)}{\|g_f(x_k)\|}, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (2)$$

h_k – крок Поляка (Агмона – Моцкіна – Шонберга)

Що зроблено: обґрунтовано монотонне зменшення відстані до точки мінімуму та швидкість збіжності субградієнтного методу з кроком Поляка та параметром $m > 1$ для загальної опуклої функції та опуклої функції з гострим мінімумом

Теорема про швидкість збіжності

Теорема 1. Для послідовності точок $\{x_k\}_{k=0}^{k^*-1}$, породженої методом (2), та довільної опуклої функції $f(x)$ справедлива рівність $\lim_{k \rightarrow \infty} \sqrt{k} (f(x_k) - f^*) = 0$, тобто метод збігається зі швидкістю $O\left(\frac{1}{\sqrt{k}}\right)$.

Теорема 2. Нехай функція $f(x)$ має гострий мінімум, тобто для неї виконується нерівність $f(x) - f^* \geq \alpha \|x - x^*\|$. Тоді метод (2) збігається зі швидкістю геометричної прогресії зі знаменником $q_1 = 1 - \left(\frac{m\alpha}{C_1}\right)^2$, де C_1 – константа, що обмежує норму субградієнта $g_f(x)$.

При $m = 1$ монотонне зменшення та швидкість збіжності обґрунтовано Б.Т. Поляком

$$f_3(x_1, x_2) = x_1^2 + tx_2^2, \quad t > 1$$

ε_f	Метод А					
	$m = 1$			$m = 2$		
	$t = 100$	$t = 1000$	$t = 10000$	$t = 100$	$t = 1000$	$t = 10000$
10^{-1}	9	119	255	6	6	6
10^{-5}	81	311	1167	20	20	20
10^{-10}	173	564	1943	36	36	36
10^{-15}	266	878	2406	52	52	52
10^{-20}	341	1240	3635	68	70	70

Використання параметра $m > 1$ дозволяє прискорити метод А для спеціальних функцій

$$f_5(x) = \sum_{i=1}^k \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - b_i \right|^p, \quad p \geq 1, \quad m = p$$

$$A = \begin{pmatrix} 100 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 100 & 0 & \dots & 0 \\ & & A_1 & & \end{pmatrix}$$

A_1 – матриця розмірності 498×100 заповнена випадковими числами з інтервалу $[0,3]$

Поза дужками – метод A ($m = 1$), в дужках – метод A ($m = p$)

$\varepsilon_f \backslash p$	1	1.2	1.4	1.6	1.8	2
10^{-2}	110	357 (146)	204 (98)	223 (128)	164 (164)	158 (353)
10^{-4}	189	523 (242)	349 (176)	378 (240)	271 (304)	252 (695)
10^{-6}	267	728 (334)	554 (260)	481 (362)	427 (460)	334 (1085)
10^{-8}	344	1062 (456)	760 (340)	634 (484)	525 (618)	416 (1491)
10^{-10}	414	1302 (513)	906 (424)	819 (606)	661 (778)	544 (1901)

Розділ 3. Субградієнтний метод з кроком Поляка у перетвореному просторі та параметром $m \geq 1$

Заміна змінних: $x = By$, де B – невироджена $n \times n$ -матриця, $A = B^{-1}$

Функція $\varphi(y) = f(By)$, причому $\varphi^* = \varphi(y^*) = f(By^*) = f(x^*) = f^*$, $g_\varphi(y) = B^T g_f(x)$

$$y_{k+1} = y_k - h_k \frac{g_\varphi(y_k)}{\|g_\varphi(y_k)\|}, \quad h_k = \frac{m(\varphi(y_k) - \varphi^*)}{\|g_\varphi(y_k)\|}, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (3)$$

h_k – крок Поляка в перетвореному просторі змінних

$$x_{k+1} = x_k - h_k B \frac{B^T g_f(x_k)}{\|B^T g_f(x_k)\|}, \quad h_k = \frac{m(f(x_k) - f^*)}{\|B^T g_f(x_k)\|}, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (4)$$

Що зроблено: обґрунтовано монотонне зменшення відстані до точки мінімуму та швидкість збіжності субградієнтного методу з кроком Поляка у перетвореному просторі змінних та параметром $m \geq 1$ для загальної опуклої функції та опуклої функції з гострим мінімумом

Теорема про монотонне зменшення відстані до точки мінімуму

Теорема 3. Послідовність $\{x_k\}_{k=0}^{k^*-1}$, породжена методом (4) при $m = 1$, задовольняє нерівності

$$\|A(x_{k+1} - x^*)\|^2 \leq \|A(x_k - x^*)\|^2 - \frac{(f(x_k) - f^*)^2}{\|B^T g_f(x_k)\|^2}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Теорема 4. Послідовність $\{x_k\}_{k=0}^{k^*-1}$, породжена методом (4), задовольняє нерівності

$$\|A(x_{k+1} - x^*)\|^2 \leq \|A(x_k - x^*)\|^2 - \frac{m^2 (f(x_k) - f^*)^2}{\|B^T g_f(x_k)\|^2}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Теоремами про швидкість збіжності

Теорема 5. Для послідовності точок $\{y_k\}_{k=0}^{k^*-1}$, породженої методом (3), та довільної опуклої функції $\varphi(y)$ справедлива рівність $\lim_{k \rightarrow \infty} \sqrt{k} (\varphi(y_k) - \varphi^*) = 0$, тобто метод збігається зі швидкістю $O\left(\frac{1}{\sqrt{k}}\right)$.

Теорема 6. Нехай функція $\varphi(y)$ має гострий мінімум, тобто виконується нерівність $\varphi(y) - \varphi^* \geq \alpha \|y - y^*\|$, тоді метод (3) збігається зі швидкістю геометричної прогресії зі знаменником $q_3 = 1 - \left(\frac{m\alpha}{C_3}\right)^2$, де C_3 – константа, що обмежує норму субградієнта $g_\varphi(y)$.

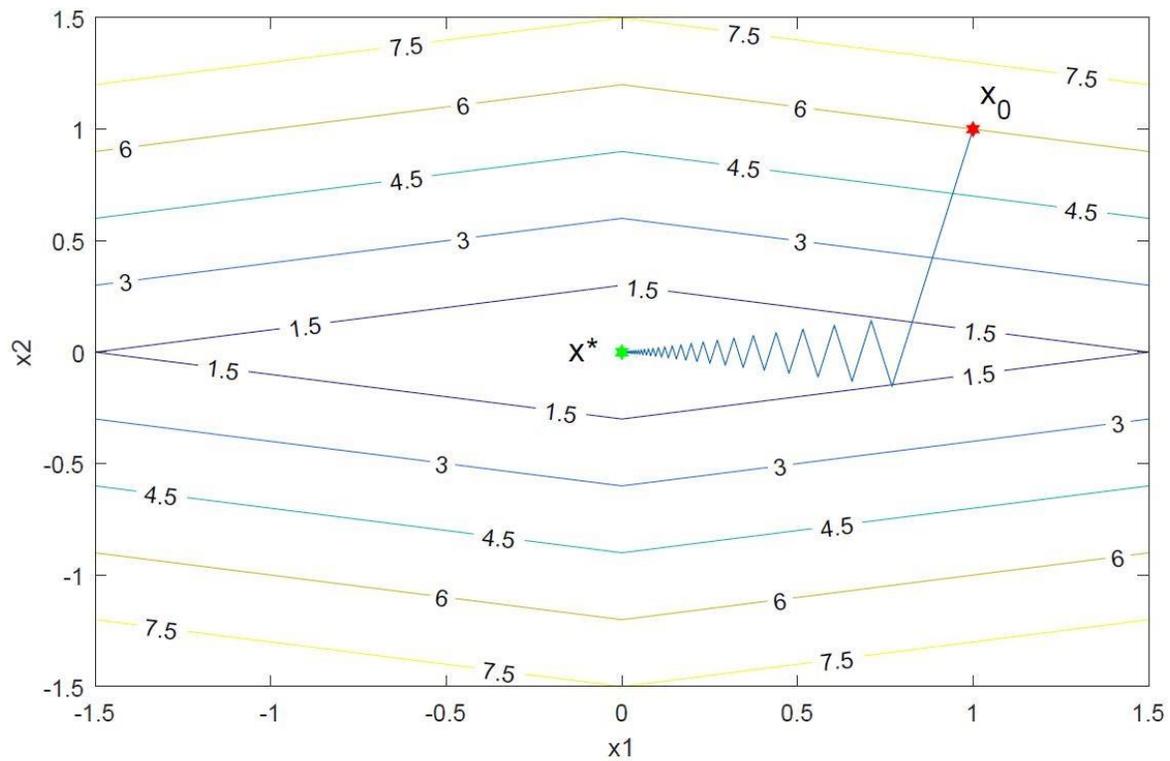
Теоремами 5 і 6 справедливими при $m = 1$

$$f_3(x_1, x_2) = x_1^2 + tx_2^2$$

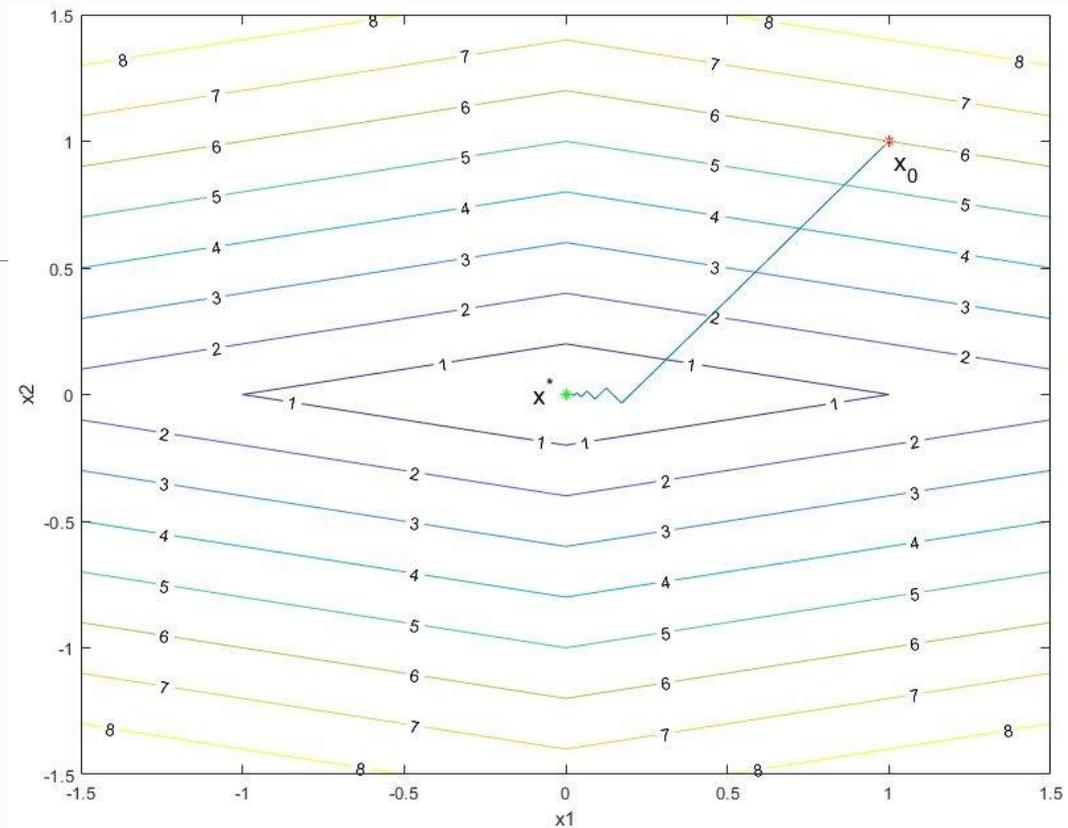
$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0.1 \end{pmatrix}$$

		Метод В					
		$m = 1$			$m = 2$		
ε_f	t	100	1000	10000	100	1000	10000
	10^{-1}	6	10	23	2	3	4
	10^{-5}	13	23	71	2	5	6
	10^{-10}	21	42	162	2	8	8
	10^{-15}	30	63	232	2	10	10
	10^{-20}	38	82	304	2	12	12

Використання параметра $m > 1$ та операції перетворення простору дозволяє прискорити роботу класичного методу для спеціальних функцій з суттєво витягнутими поверхнями рівня



Метод А ($m = 1$)



Метод В ($m = 1$)

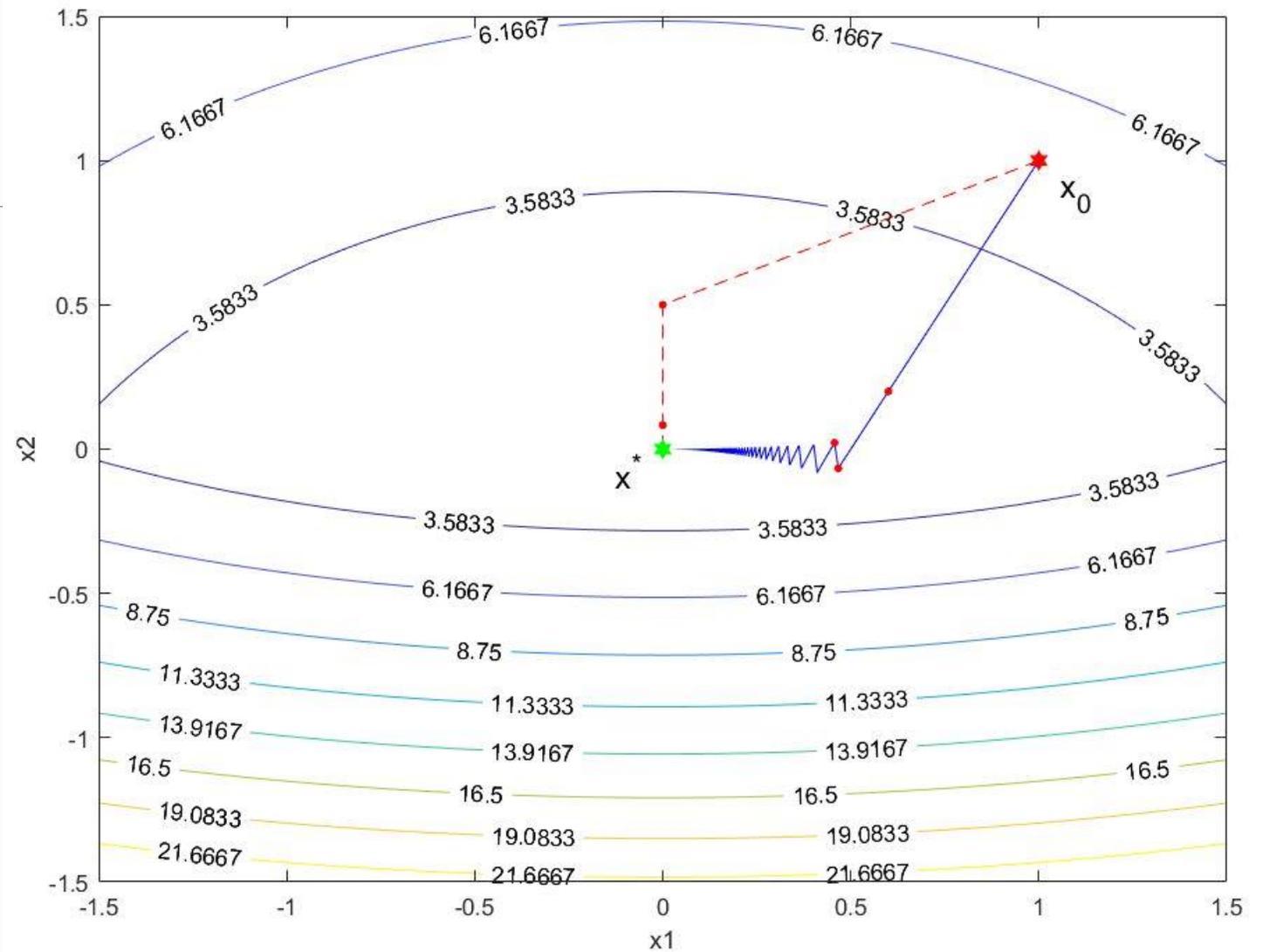
$$f_8(x_1, x_2) = |x_1| + 5|x_2|, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0.5 \end{pmatrix}$$

$$f_9(x_1, x_2) = \max \left\{ \begin{array}{l} x_1^2 + (2x_2 - 2)^2 - 3, \\ x_1^2 + (x_2 + 1)^2 \end{array} \right\}$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0.5 \end{pmatrix}$$

Метод А ($m = 1$) – субградієнтний метод з кроком Поляка

Метод В ($m = 1$) – субградієнтний метод з кроком Поляка у перетвореному просторі



$$f_{10}(x) = x^T H x + b^T x + c, \quad H - 1000 \times 1000 \quad x^* = rand[0, 10], \quad f^* = 0, \quad \varepsilon_f = 10^{-10}$$

$$B = diag(1, \dots, 1) + (\beta - 1)\chi\chi^T, \quad \beta = \sqrt{\frac{\lambda_{min}}{\lambda_{max}}}, \quad \chi - \text{в.в.}, \text{ що відповідає } \lambda_{max}$$

№	$\lambda = \frac{\lambda_{max}}{\lambda_{min}}$	Метод А		Метод В	
		$m = 1$	$m = 2$	$m = 1$	$m = 2$
1	1.7865e+06	7399	14	20	5
2	3.6504e+04	1892	18	21	6
3	5.8373e+03	932	22	23	8
4	4.4003e+03	879	26	25	9
5	4.1499e+03	1449	28	27	10

Обчислювальні експерименти

- $f_1(x_1, x_2) = x_1^4 + 10000x_2^4$ ($m = 4$)
- $f_2(x_1, x_2) = (x_1 + 1.001x_2)^4 + (1.001x_1 + x_2)^4$ ($m = 4$)
- $f_3(x_1, x_2) = x_1^2 + tx_2^2$ ($m = 2$)
- $f_4(x) = \|Ax - b\|^2$ ($m = 2$)
- $f_5(x) = \sum_{i=1}^k |\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j - b_i|^p, p \geq 1$ ($m = p$)
- $f_6(x) = \sum_{i=1}^p |(a_i, x) - b_i|$ ($m = 1$)
- $f_7(x) = \max_{i=1,p} |(a_i, x) - b_i|$ ($m = 1$)
- $f_8(x_1, x_2) = |x_1| + t|x_2|, t > 1$ ($m = 1$)
- $f_9(x_1, x_2) = \max\{x_1^2 + (2x_2 - 2)^2 - 3, x_1^2 + (x_2 + 1)^2\}$ ($m = 1$)
- $f_{10}(x) = x^T Hx + b^T x + c$ ($m = 2$)

Розділ 4. Лінійна регресія та L_p -норма

Модель парної лінійної регресії в матричному вигляді

$$y = Xb + \varepsilon,$$

де $y = (y_1, \dots, y_n)^T$, $b = (b_0, b_1)^T$, $X = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \end{pmatrix}$ – $n \times 2$ -матриця факторів

Мінімізація опуклої при $p \geq 1$ функції

$$f_p(b) = \|Xb - y\|_p = \|\varepsilon\|_p = (\sum_{i=1}^n |\varepsilon_i|^p)^{\frac{1}{p}}$$

Значенням $p = 1, 2, \infty$ відповідають метод найменших модулів, метод найменших квадратів та мінімаксний (Чебишевський) метод відповідно

Що зроблено: побудовано метод еліпсоїдів для мінімізації функції $f_p(b)$ при великих значеннях p

Формули для обчислення значення функції та її субградієнта при великих значеннях p

Функція

$$f_p(b) = \|Xb - y\|_p \quad (5)$$

обчислюється як

$$f_p(b) = |\varepsilon_{max}| \cdot \|z\|_p, \quad \varepsilon_{max} = \max_{i=1, n} |\varepsilon_i|, \quad z_i = \frac{\varepsilon_i}{\varepsilon_{max}} \leq 1, \quad i = \overline{1, n} \quad (6)$$

Субградієнт

$$g_f(b) = \|Xb - y\|_p^{1-p} \sum_{i=1}^n \text{sign}(x_i b - y_i) \cdot |x_i b - y_i|^{p-1} x_i^T \quad (7)$$

обчислюється як

$$g_f(b) = \|z\|_p^{1-p} \sum_{i=1}^n \text{sign}(\varepsilon_i) \cdot |z_i|^{p-1} x_i^T, \quad x_i - i\text{-й вектор-рядок матриці } X \quad (8)$$

$$(\mathbf{x}_i, \mathbf{y}_i), \quad x_i = y_i = i - 1, \quad i = \overline{1, 17},$$

$$(x_{18}, y_{18}) = (17, 0), \quad (x_{19}, y_{19}) = (18, 0), \quad (x_{20}, y_{20}) = (19, 0)$$

$$y = cx + d$$

p	itn	\bar{c}_p^*	\bar{d}_p^*	$f_p(\bar{c}_p^*, \bar{d}_p^*)$
10	112	4.4854e - 02	6.8507	9.3126
10^2	120	4.2751e - 03	7.8780	8.1090
10^3	130	4.2764e - 04	7.9878	8.0109
10^4	141	4.2763e - 05	7.9988	8.0011
10^5	151	4.2766e - 06	7.9999	8.0001
10^6	150	4.2789e - 07	8.0000	8.0000
∞	225	6.0668e - 14	8.0000	8.0000

$$f_\infty(b) = \max_{i=1, n} |x_i b - y_i|$$

Розділ 4. Задача знаходження L_p -розв'язку системи лінійних рівнянь з двосторонніми обмеженнями на змінні

Система лінійних рівнянь

$$Ax \approx b \quad \text{за умов} \quad l \leq x \leq u,$$

де A – $m \times n$ -матриця, $b \in \mathbb{R}^m$, $x, l, u \in \mathbb{R}^n$, причому $l_i < u_i$, $i = \overline{1, n}$

Мінімізація опуклої функції

$$f_p(x) = \|Ax - b\|_p \quad \text{за умов} \quad l \leq x \leq u$$

Що зроблено: запропоновано алгоритм Юдіна-Неміровського (використовує H -форму методу еліпсоїдів)

Для мінімізації функції $f_p(x)$ можна використовувати **формули (6), (8)** для великих p

Розділ 5. Програмні реалізації

- функція **PolyakA** – субградієнтний метод з кроком Поляка та параметром $m \geq 1$
- функція **PolyakB** – субградієнтний метод з кроком Поляка у перетвореному просторі та параметром $m \geq 1$
- тест **run1** (розділи 2 і 3): функції *squad*, *sabs*, *maxx*, *four1*, *four2*
- тест **run2** (розділ 2): функція *psum*
- тест **run3** (розділ 4): функції *func1*, *func2*, *func3*
- допоміжні функції та бібліотеки *vector*, *random*, *algorithm*

Висновки

- Обґрунтовано монотонне зменшення відстані до точки мінімуму субградієнтного методу з кроком Поляка та параметром $t > 1$
- Обґрунтовано монотонне зменшення відстані до точки мінімуму субградієнтного методу з кроком Поляка у перетвореному просторі
- Обґрунтовано монотонне зменшення відстані до точки мінімуму субградієнтного методу з кроком Поляка у перетвореному просторі змінних та параметром $t > 1$

Висновки

- Обґрунтовано швидкість збіжності субградієнтного методу з кроком Поляка та параметром $m > 1$, яка рівна $O\left(\frac{1}{\sqrt{k}}\right)$ для довільної опуклої функції та швидкості геометричної прогресії зі знаменником $q_1 = 1 - \left(\frac{m\alpha}{c_1}\right)^2$ для опуклої функції з гострим мінімумом
- Обґрунтовано швидкість збіжності субградієнтного методу з кроком Поляка у перетвореному просторі, яка рівна $O\left(\frac{1}{\sqrt{k}}\right)$ для довільної опуклої функції та швидкості геометричної прогресії зі знаменником $q_2 = 1 - \frac{\alpha^2}{c_2}$ для опуклої функції з гострим мінімумом
- Обґрунтовано швидкість збіжності субградієнтного методу з кроком Поляка у перетвореному просторі та параметром $m > 1$, яка рівна $O\left(\frac{1}{\sqrt{k}}\right)$ для довільної опуклої функції та швидкості геометричної прогресії зі знаменником $q_3 = 1 - \left(\frac{m\alpha}{c_3}\right)^2$ для опуклої функції з гострим мінімумом

Висновки

- Проведено обчислювальні експерименти з мінімізації яружних функцій з сильно та суттєво витягнутими поверхнями рівня з використанням субградієнтного методу з кроком Поляка у вихідному та перетвореному просторах змінних та параметром $m \geq 1$
- Розроблено програмні реалізації субградієнтного методу з кроком Поляка у вихідному та перетвореному просторах змінних та параметром $m \geq 1$ мовою C++, а також низку тестових прикладів для проведення експериментів

Висновки

- Побудовано метод еліпсоїдів для визначення параметрів лінійної регресії при великих значеннях параметра $p \geq 1$. Досліджено стійкість алгоритму до появи аномальних спостережень при різних значеннях параметра p та проведено його порівняння з класичними методами
- Запропоновано алгоритм на основі H -форми методу еліпсоїдів для знаходження L_p -розв'язку системи лінійних рівнянь з двосторонніми обмеженнями на змінні. Алгоритм є стійким при розв'язанні погано обумовлених систем лінійних рівнянь

Публікації

12 публікацій

- 2 наукові статті – в фахових виданнях України
- 1 стаття англійською мовою – в зарубіжному виданні (Scopus)
- 1 робота – як розділ колективної монографії
- 5 тез доповідей – в збірниках міжнародних науково-практичних конференцій
- 1 тези доповіді – в збірнику міжнародного наукового семінару
- 1 тези доповіді – в збірнику міжнародного воркшопу

Дякую за увагу!