

# Використання $r(\alpha)$ -алгоритму для розв'язання квадратичної ELD-задачі

Стецюк П.І., Фесюк О.В.  
*sasha.fesyuk@gmail.com*

Інститут кібернетики ім. В.М. Глушкова НАН України, Київ

Питання оптимізації обчислень (ПОО-ХLIV), присвячена 60-річчю  
від дня заснування Інституту кібернетики імені В.М. Глушкова НАН України  
Кам'янець-Подільський, 26–29.09.2017

- 1  $r(\alpha)$ -Алгоритми
- 2  $r(\alpha)$ -Алгоритм з адаптивним кроком
- 3 ELD-задачі
- 4 Тестові розрахунки

# План доповіді

- 1  $r(\alpha)$ -Алгоритми
- 2  $r(\alpha)$ -Алгоритм з адаптивним кроком
- 3 ELD-задачі
- 4 Тестові розрахунки

# Задача безумовної мінімізації

Опукла функція:

$$f(x), x \in E^n$$

Мінімальне значення функції:

$$f^* = f(x^*), x^* \in X^*$$

Вважаємо:

$$\lim_{\|x\| \rightarrow \infty} f(x) = +\infty$$

Коефіцієнт розтягу:

$$\alpha, \alpha > 1$$

## r(α)-Алгоритм

Ітеративна процедура для визначення послідовностей  
n-вимірних векторів  $\{x_k\}_{k=0}^{\infty}$  і  $n \times n$ -матриць  $\{B_k\}_{k=0}^{\infty}$ :

$$x_{k+1} = x_k - h_k B_k \xi, \quad B_{k+1} = B_k R_{\beta}(\eta_k), \quad k = 0, 1, 2, \dots, \quad (1)$$

де

$$\xi_k = \frac{B_k^T g_f(x_k)}{\|B_k^T g_f(x_k)\|}, \quad h_k \geq h_k^* = \arg \min_{h \geq 0} f(x_k - h B_k \xi_k), \quad (2)$$

$$\eta_k = \frac{B_k^T r_k}{\|B_k^T r_k\|}, \quad r_k = g_f(x_{k+1}) - g_f(x_k). \quad (3)$$

## Субградієнтний спуск

Формула (1) еквівалентна

$$\begin{aligned}
 y_{k+1} &= A_k x_{k+1} = A_k x_k - h_k \xi_k = \\
 &= y_k - h_k \frac{B_k^T g_f(x_k)}{\|B_k^T g_f(x_k)\|} = y_k - h_k \frac{g_\varphi(y_k)}{\|g_\varphi(y_k)\|}. \quad (4)
 \end{aligned}$$

Де, опукла функція  $\varphi(y) = f(B_k y)$  визначена в перетвореному просторі змінних  $y = A_k x$ , де  $A_k = B_k^{-1}$

# Складність $r(\alpha)$ -алгоритму

На ітерації потрібно  $5n^2$  множень:

- $3n^2$  множень  $B_k \xi_k$ ,  $B_k^T g_f(x_k)$ , і  $B_k^T r_k$ ,
- $2n^2$  множень  $B_{k+1} = B_k R_{\beta_k}(\eta_k)$ .

# Сімейство $r(\alpha)$ -алгоритмів

Визначається коефіцієнтом розтягу простору  $\alpha > 1$  і послідовністю величин кроків  $\{h_k\}_{k=0}^{\infty}$ .

Їх вибір в поєднанні з критеріями зупинки визначають той чи інший варіант  $r(\alpha)$ -алгоритмів.

# План доповіді

- 1  $r(\alpha)$ -Алгоритми
- 2  $r(\alpha)$ -Алгоритм з адаптивним кроком
- 3 ELD-задачі
- 4 Тестові розрахунки

r( $\alpha$ )-Алгоритм з адаптивним кроком

Величина кроку  $h_k$  налаштовується в процесі виконання одновимірного спуску в напрямку нормованого антисубградієнта в перетвореному просторі змінних за допомогою параметрів:

- $h_0, h_0 \in \mathbb{R}$  – величина початкового кроку,
- $q_1, n_h \in \mathbb{R}, (q_1 \leq 1)$  – коефіцієнт зменшення кроку,
- $q_2, n_h \in \mathbb{R}, (q_2 \geq 1)$  – коефіцієнт збільшення кроку,
- $n_h, n_h \in \mathbb{N}, (n_h > 1)$  – задає кількість зроблених кроків одновимірного спуску, після якої величина кроку збільшується в  $q_2$  раз.

Умова завершення спуску  $(x_{k+1} - x_k)^T g_f(x_{k+1}) \geq 0$ .

Можна виконати, оскільки  $\lim_{\|x\| \rightarrow \infty} f(x) = +\infty$ .

# Критерії зупинки

$\varepsilon_x, \varepsilon_g, \text{maxitn}$

- $\|x_{k+1} - x_k\| \leq \varepsilon_x$  – за аргументом,
- $\|g_f(x_{k+1})\| \leq \varepsilon_g$  – за нормою субградієнта,
- перевищено максимальну кількість ітерацій,

Передбачена аварійна зупинка, якщо:

- $f(x)$  – необмежена знизу,
- $h_0$  – занадто малий.

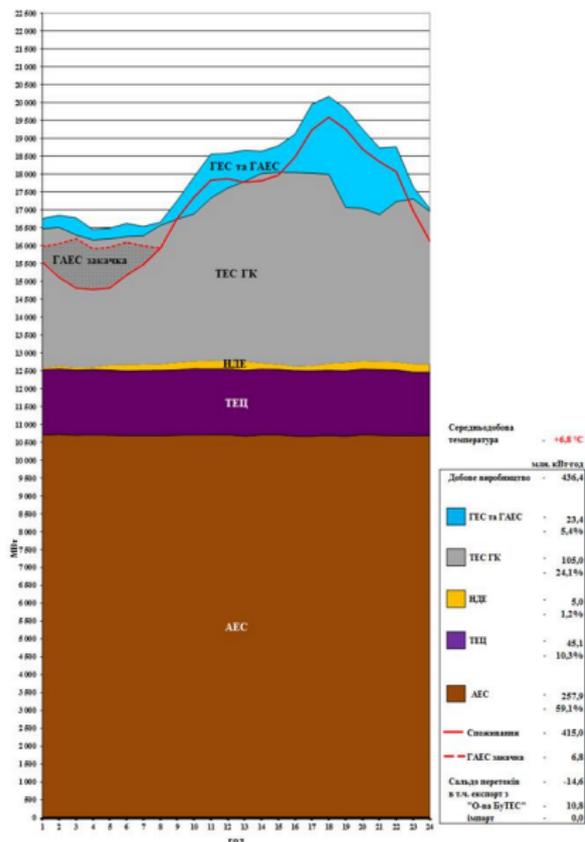
# Рекомендовані параметри:

- $\alpha = 2 \div 4$ ,
- $h_0 = 10$ , (рівний  $\|x_0 - x^*\|$ ),
- $q_1 = 0.8 \div 0.95$ ,
- $q_2 = 1.1 \div 1.2$ ,
- $n_h = 2 \div 3$ .

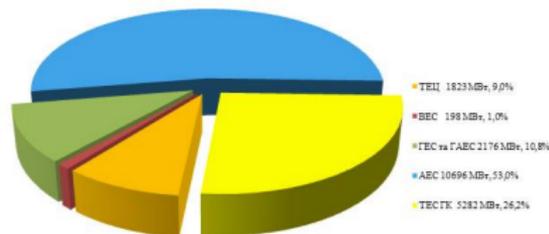
# План доповіді

- 1  $r(\alpha)$ -Алгоритми
- 2  $r(\alpha)$ -Алгоритм з адаптивним кроком
- 3 ELD-задачі**
- 4 Тестові розрахунки

# ОЕС України



Завантаження ОЕС України станом на 06.11.2016 р.



1. ДП НЕК «Укренерго»: Диспетчерське управління

# Квадратична задача

Знайти

$$f^* = f(x^*) = \min \sum_{t=1}^T \sum_{i=1}^N (a_i x_{i,t}^2 + b_i x_{i,t} + c_i), \quad (5)$$

при лінійних обмеженнях

$$\sum_{i=1}^N x_{i,t} = E_t, \quad t = 1, \dots, T, \quad (6)$$

$$x_{i,t} - x_{i,t-1} \leq UR_i, \quad t = 2, \dots, T, \quad i = 1, \dots, N, \quad (7)$$

$$x_{i,t-1} - x_{i,t} \leq DR_i, \quad t = 2, \dots, T, \quad i = 1, \dots, N, \quad (8)$$

$$P_i^{low} \leq x_{i,t} \leq P_i^{up}, \quad i = 1, \dots, N, \quad t = 1, \dots, T, \quad (9)$$

# Задача безумовної мінімізації

Негладка опукла функція

$$\begin{aligned}
 F(x) = & \sum_{i=1}^N \sum_{t=1}^T (a_i x_{i,t}^2 + b_i x_{i,t} + c_i) + Q_1 \sum_{t=1}^T \left| \sum_{i=1}^N x_{i,t} - E_t \right| +, \\
 & + Q_2 \sum_{t=2}^T \sum_{i=1}^N \max\{0, x_{i,t} - x_{i,t-1} - UR_i, x_{i,t-1} - x_{i,t} - DR_i\} +, \\
 & + Q_3 \sum_{t=1}^T \sum_{i=1}^N \max\{0, x_{i,t} - P_i^{up}, P_i^{low} - x_{i,t}\}. \quad (10)
 \end{aligned}$$

# Програмна реалізація:

- Середовище реалізації – **GNU Octave** [2],
- Для мінімізації функції (10) використовується програма **ralgb5**,
- **calcfg(x)** обчислює значення негладкої функції (10) та її градієнт для **ralgb5**.

## 2. GNU Octave – Scientific Programming Language

# План доповіді

- 1  $r(\alpha)$ -Алгоритми
- 2  $r(\alpha)$ -Алгоритм з адаптивним кроком
- 3 ELD-задачі
- 4 Тестові розрахунки

# Параметри

## Машина $t_1$ :

AMD FX-8350 Eight-Core Processor|4 ГГц, Ubuntu 16.04,  
Octave 4.0.3.

## Машина $t_2$ :

AMD Athlon X2 Dual-Core QL-64x2|2.1 ГГц, Ubuntu 14.04,  
Octave 4.0.3.

## $r(\alpha)$ -Алгоритм:

$$Q_1 = Q_2 = Q_3 = 1000,$$

$$\alpha = 4,$$

$$h_0 = 500,$$

$$q_1 = 0.95, q_2 = 1.1,$$

$$\varepsilon_g = 10^{-6}, \varepsilon_x \in \{10^{-6}, 10^{-5}, 10^{-4}\}.$$

## Результати розрахунків для (10)

$n = N \times T$	$f(x_k^*)$	$\varepsilon_x$	$k^*$	$calls$	$t_1$	$t_2$
240 = 10 × 24	420540	1.e - 6	4427	9198	6.73	17.1
		1.e - 5	3879	8063	5.87	14.9
		1.e - 4	3248	6719	4.96	12.6
288 = 12 × 24	463391	1.e - 6	5150	10475	10	25.4
		1.e - 5	3944	8155	7.56	19.2
		1.e - 4	3420	7062	6.54	16.6
960 = 40 × 24	3021209	1.e - 6	13437	26272	180	456.8
		1.e - 5	13313	26038	178.7	445
		1.e - 4	12446	24380	164.5	417.9

# Висновок

- $r(\alpha)$ -алгоритм для ELD-задач:
  - прийнятний час пошуку розв'язку,
  - досягається необхідна точність,
  - знаходиться оптимальний план завантаження енергоблоків.
- програма **ralgb5** є ефективною для задач:
  - 24 періоди,
  - 10-12 енергоблоків – 10, 25 секунд (машини  $t_1$  та  $t_2$ ),  
40 – до трьох хвилин ( $t_1$ ),
  - пришвидшується:
    - на 30-50% – вибір параметрів,
    - в 10-12 разів – реалізація з допомогою CUDA.

# Запитання?

ДЯКУЮ ЗА УВАГУ!