

УДК 518.12

**Исследование быстрого градиентного метода при изменении длины шага**

**А.В. Чернов<sup>1</sup>**

<sup>1</sup>Московский физико-технический институт (государственный университет)

В данной работе вводится в рассмотрение однопараметрическое семейство методов на основе быстрого градиентного метода и численно исследуется вопрос сходимости таких методов для задачи энтропийно-линейного программирования с ограничениями типа равенства и неравенства (1)

$$f(x) = \sum_{i=1}^n x_i \ln \frac{x_i}{\xi_i} \rightarrow \min_{x \in G}; \quad G = \{x \in S_n(1) : C_1 x = b_1; C_2 x \leq b_2\}. \quad (1)$$

Здесь и далее  $S_n(1) = \left\{x \in R_{++}^n : \sum_{i=1}^n x_i = 1\right\}$  – вероятностный симплекс,  $b_1 \in R^{m_1}$  и  $C_1 \in R^{m_1 \times n}$ ,  $b_2 \in R^{m_2}$  и  $C_2 \in R^{m_2 \times n}$ ,  $C = [C_1, C_2] \in R^{(m_1+m_2) \times n}$  и  $b = [b_1; b_2] \in R^{(m_1+m_2)}$ .

Для задачи (1), полагая  $S_n(1)$  простым множеством, нетрудно выписать двойственную задачу (2) в форме задачи минимизации функции  $\varphi(y)$ .

$$\varphi(y) = \langle y, b \rangle + \ln \left( \sum_{i=1}^n \xi_i \exp(-[C^T y]_i) \right) \rightarrow \max_{y \in Q}; \quad Q = R^{m_1} \times R_+^{m_2} \quad (2)$$

При этом функция  $x(y)$ , полученная при построении двойственной задачи, вычисляется по формуле

$$x_i(y) = \frac{\xi_i \exp(-[C^T y]_i)}{\sum_{j=1}^n \xi_j \exp(-[C^T y]_j)}$$

В работах [1], [2] обоснована возможность решения такой задачи с помощью быстрого градиентного метода в форме (3) без рестартов при значении параметра  $m = 1$ .

$$\tilde{y}_k^j = \begin{cases} \left( y_k - \frac{m}{L} \nabla \varphi(y_k) \right)_+^j & j > m_1; \\ \left( y_k - \frac{m}{L} \nabla \varphi(y_k) \right)^j & j \leq m_1; \end{cases} \quad \check{y}_k^j = \begin{cases} \left( y_k - \frac{m}{L} \sum_{i=0}^k \alpha_i \nabla \varphi(y_i) \right)_+^j & j > m_1; \\ \left( y_k - \frac{m}{L} \sum_{i=0}^k \alpha_i \nabla \varphi(y_i) \right)^j & j \leq m_1; \end{cases} \quad (3)$$

$$y_{k+1} = \tau_k \tilde{y}_k + (1 - \tau_k) \check{y}_k; \quad x_k = \sum_{i=0}^k \frac{\alpha_i}{A_k} x(y_i).$$

Здесь  $x_+ = \max(x, 0)$  – функция-срезка,  $\{\alpha_i\}_{i=0}^\infty$ ,  $\{A_i\}_{i=0}^\infty$ ,  $\{\tau_i\}_{i=0}^\infty$  – произвольные последовательности, удовлетворяющие следующим свойствам:

$$\alpha_0 \in (0, 1]; \quad A_k = \sum_{i=0}^k \alpha_i; \quad \alpha_k^2 \leq A_k; \quad \tau_k = \frac{\alpha_{k+1}}{A_{k+1}}.$$

Численные эксперименты были проведены на ЭВМ с процессором Intel Core i5, 2.5 ГГц и оперативной памятью 6 Гб в среде Matlab 2012® (8.0) под управлением операционной системой Microsoft Windows 7 (64 разрядная). Поиск решения задачи (1) проводился с точностью  $\varepsilon_f$  по функции и  $\varepsilon_g$  по ограничениям. Решение задачи  $(x, y)$  будем искать по следующим критериям

- 1)  $f(x) + \varphi(y) \leq \varepsilon_f$  (проверка зазора двойственности)
- 2)  $\|C_1 x - b_1\| + \|(C_2 x - b_2)_+\| \leq \varepsilon_g$

Результаты численных экспериментов приведены на рис. 1, 2. При этом точности  $\varepsilon_f$  по функции и  $\varepsilon_g$  по ограничениям выбиралась как 1% от минимального значения функции  $f(x)$  и от отклонения начальной точки соответственно

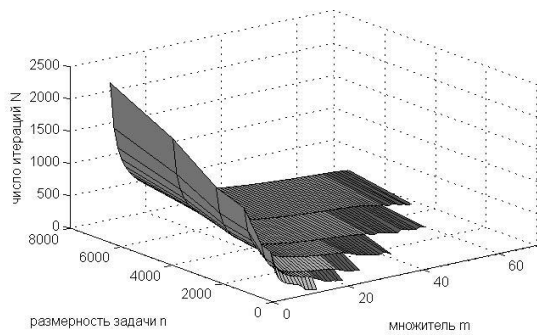


Рис. 1. График зависимости числа итераций от размерности задачи и множителя  $m$

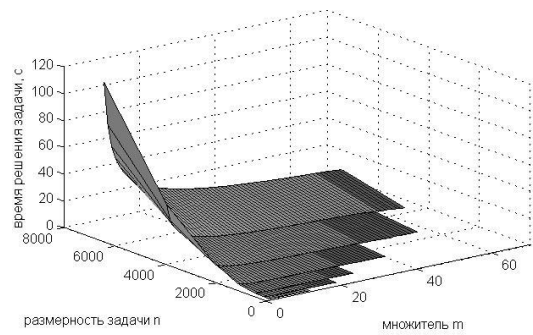


Рис. 2. График зависимости времени поиска решения от размерности задачи и множителя  $m$

Из рис. 1 и рис. 2 видно, что увеличение шага в быстром градиентном методе позволяет на порядок ускорить решение исследуемой задачи. Такое поведение объясняется тем, что константа  $L$ , определяющая величину шага, выбирается из соображений гарантии сходимости метода с запасом, а такое значение не всегда оптимально для величины шага. Эксперименты также показали, что дальнейшее увеличение длины шага (даже небольшое, по сравнению со значением, указанным на графике) значительно увеличивает время сходимости метода, а также приводит к тому, что последний начинает расходиться.

На рис. 3 отражена экспериментальная зависимость оптимального значения параметра  $m$ , дающего максимальный эффект от размерности задачи  $n$ .

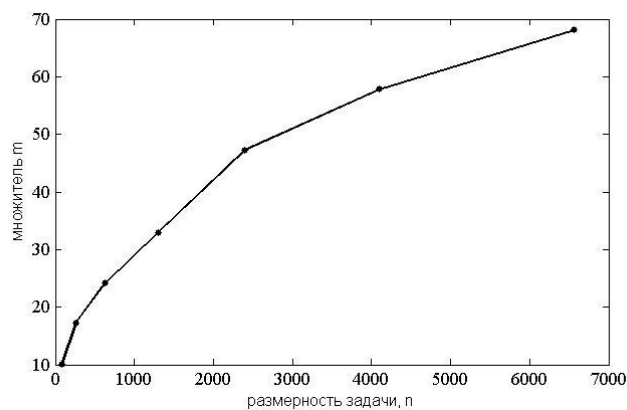


Рис. 3. График изменения зависимости значения  $m$  от размерности задачи  $n$

Из рис. 3 видно, что оптимальное значение параметра  $m$  растет вместе с размерностью задачи.

Сказанное выше позволяет сделать вывод, что с помощью грамотного выбора параметра  $m$  можно добиться существенного, до 10 раз, ускорения работы быстрого градиентного метода. Причем величина оптимального значения параметра  $m$  растет вместе с размерностью задачи. Дополнительно можно отметить, что даже небольшие значения параметра  $m$ , например 5, 10, для задач большой размерности уже дают кратное уменьшение времени решения задачи и числа итераций необходимого для такого решения.

Автор выражает благодарность Бирюкову А.Г. и Гасникову А.В. за ряд ценных замечаний. Исследование выполнено при поддержке гранта РФФИ, проект номер 14-01-00722.

### Литература

1. Чернов А.В. Прямо-двойственный метод решения задачи энтропийно-линейного программирования // Интеллектуальные системы. Теория и приложения. 2016, Т.20, В.1, С. 39-57.
2. Chernov A., Dvurechensky P., Gasnikov A. Fast Primal-Dual Gradient Method for Strongly Convex Minimization Problems with Linear Constraints // 9th International Conference «Discrete Optimization and Operations Research». 2016. P. 391-403