Применение стохастической аппроксимации нулевого порядка с техникой запоминания в алгоритме Франка-Вульфа

Александр Иванович Богданов

Научный руководитель: к.ф.-м.н. Безносиков А. Н.

Московский физико-технический институт ФПМИ Кафедра «Интеллектуальные системы»

Цель исследования

Проблема: Ставится выпуклая задача оптимизации на ограниченном выпуклом множестве с доступом только к зашумленному нулевому оракулу.

Цель: Предложить робастый алгоритм, аппроксимирующий градиент, использующий $\mathcal{O}(1)$ вызовов оракула на каждой итерации.

Решение: Предлагается модификация JAGUAR, которая использует технику запоминания.

Литература

- ▶ Marguerite Frank and Philip Wolfe. An algorithm for quadratic programming. Naval research logistics quarterly, 3(1-2):95–110, 1956.

Постановка задачи

Рассматривается две оптимизационные задачи:

Нестохастическая

$$\min_{x \in Q} f(x)$$

Доступ только к $f_{\delta}(x):=f(x)+\delta(x)$, где $\delta(x)$ - шум. f(x) – выпуклая на Q функция.

Стохастическая

$$\min_{x \in Q} f(x) := \mathbb{E}_{\xi} [f(x, \xi)],$$

Доступ только к $f_\delta(x,\xi):=f(x,\xi)+\delta(x,\xi)$, где $\delta(x,\xi)$ - шум.

 $f(x,\xi)$ – выпуклая на Q функция.

 $Q\subseteq\mathbb{R}^d$ - произвольное выпуклое ограниченное множество.

Обычный Франк-Вульф

Общие допущения:

1. Ограниченность множества Q:

$$\forall x, y \in Q \hookrightarrow ||x - y||^2 \le D^2.$$

Выпуклость множества Q:

$$\forall 0 \leq \alpha \leq 1, \forall x, y \in Q : \alpha x + (1 - \alpha)y \in Q$$

Aлгоритм 1 ΦB

- 1: Вход: $x_0 \in Q$, γ_k
- 2: **for** k = 0, 1, 2, ..., N **do**
- 3: $s^{k} = \underset{s \in Q}{\arg \min} \left\{ \left\langle s, \nabla f(x^{k}) \right\rangle \right\}$ 4: $x^{k+1} = x^{k} + \gamma_{k} (s^{k} x^{k})$
- 5: end for
- 6: Выход: *x*^{*N*+1}

Схема аппроксимации:

$$\widetilde{\nabla}_i f_{\delta}(x) := \frac{f_{\delta}(x + \gamma e_i) - f_{\delta}(x - \gamma e_i)}{2\gamma} e_i,$$

где e_i – i-ый базисный вектор, γ – параметр сглаживания.

Алгоритм 2 ФВ с JAGUAR в нестохастическом случае

- 1: Вход: $x^0 \in Q$, $h^0 = \widetilde{\nabla} f_\delta(x^0)$, γ_k , au
- 2: **for** k = 0, 1, 2, ..., N **do**
- 3: Сэмплируем $i \in \overline{1,d}$ независимо и равномерно
- 4: Считаем $\widetilde{\nabla}_i f_\delta(x^k) = \frac{f_\delta(x^k + \tau e_i) f_\delta(x^k \tau e_i)}{2\tau} e_i$
- 5: $h^{k+1} = h^k \langle h^k, e_i \rangle e_i + \widetilde{\nabla}_i f_{\delta}(x^k)$
- 6: $s^k = \arg\min_{s \in O} \langle s, h^{k+1} \rangle$
- 7: $x^{k+1} = x^k + \gamma_k(s^k x^k)$
- 8: end for
- 9: **Выход:** *x*^{*N*+1}

Допущения:

1. Функция f(x) L-гладкая на множестве Q:

$$\forall x, y \in Q : \|\nabla f(x) - \nabla f(y)\| \le L \|x - y\|.$$

2. Функция f(x) выпукла на множестве Q:

$$\forall x, y \in Q : f(y) \ge f(x) + \langle \nabla f(x), y - x \rangle.$$

3. Ограниченность оракульного шума:

$$\exists \Delta > 0 : \ \forall x \in Q \hookrightarrow |\delta(x)|^2 \leq \Delta^2.$$

Теорема При шаге оптимизатора:

$$\gamma_k = \frac{4}{k + 8d}$$

получается оценка на сходимость:

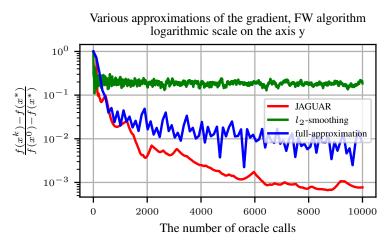
$$\mathbb{E}\left[f(x^N) - f(x^*)\right] = \mathcal{O}\left(\frac{d \max\{LD^2, f(x^0) - f(x^*)\}}{N + 8d} + \sqrt{d}LD\gamma + \frac{\sqrt{d}\Delta D}{\gamma}\right).$$

Следствие Пусть ε определяет точность: $\mathbb{E}\left[f(x^N) - f(x^*)\right] \leq \varepsilon$:

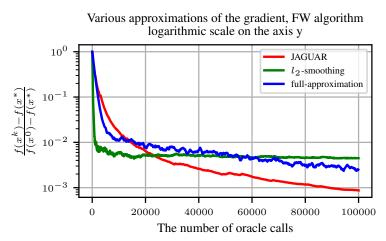
$$N = \mathcal{O}\left(\frac{d \max\{LD^2, f(x^0) - f(x^*)\}}{\varepsilon}\right),$$

$$\gamma = \mathcal{O}\left(\frac{\varepsilon}{\sqrt{d}LD}\right), \quad \Delta = \mathcal{O}\left(\frac{\varepsilon^2}{dLD^2}\right).$$

Эксперимент проводился на симплексном множестве на датасете "mushrooms".



Эксперимент проводился на симплексном множестве на квадратичной задаче.



Схемы аппроксимации:

▶ Двухточечная обратная связь:

$$\widetilde{\nabla}_i f_{\delta}(x,\xi) := \frac{f_{\delta}(x+\gamma e_i,\xi) - f_{\delta}(x-\gamma e_i,\xi)}{2\gamma} e_i,$$

Одноточечная обратная связь:

$$\widetilde{\nabla}_i f_{\delta}(x,\xi^+,\xi^-) := \frac{f_{\delta}(x+\gamma e_i,\xi^+) - f_{\delta}(x-\gamma e_i,\xi^-)}{2\gamma} e_i,$$

где e_i – i-ый базисный вектор, γ – параметр сглаживания.

Алгоритм 3 ФВ с JAGUAR в стохастическом случае

12: Выход: x^{N+1}

1: Вход:
$$x^0 \in Q$$
, $h^0 = g^0 = \widetilde{\nabla} f_\delta(x^0, \xi_{1,d}^\pm)$, γ_k , η_k , τ
2: for $k = 0, 1, 2, ..., N$ do
3: Сэмплируем $i \in \overline{1,d}$ независимо и равномерно
4: Сэмплируем 2 реализации ξ : ξ_k^+ и ξ_k^- независимо (в ДОС $\xi_k^+ = \xi_k^-$)
5: Считаем $\widetilde{\nabla}_{i_k} f_\delta(x^k, \xi_k^+, \xi_k^-) = \frac{f_\delta(x^k + \tau e_{i_k}, \xi_k^+) - f_\delta(x^k - \tau e_{i_k}, \xi_k^-)}{2\tau} e_{i_k}$
6: $h^{k+1} = h^k - \langle h^k, e_{i_k} \rangle e_{i_k} + \widetilde{\nabla}_{i_k} f_\delta(x^k, \xi_k^+, \xi_k^-)$
7: $\rho^k = h^k - d \cdot \langle h^k, e_{i_k} \rangle e_{i_k} + d \cdot \widetilde{\nabla}_{i_k} f_\delta(x^k, \xi_k^+, \xi_k^-)$
8: $g^{k+1} = (1 - \eta_k) g^k + \eta_k \rho^k$
9: $s^k = \arg\min_{s \in Q} (s, g^{k+1})$
10: $x^{k+1} = x^k + \gamma_k (s^k - x^k)$
11: end for

Допущения:

1. Функция $f(x,\xi)$ $L(\xi)$ -гладкая на множестве Q:

$$\forall x, y \in Q \hookrightarrow \|\nabla f(x, \xi) - \nabla f(y, \xi)\| \le L(\xi) \|x - y\|.$$

2. Функция $f(x,\xi)$ выпукла на множестве Q:

$$\forall x, y \in Q : f(y,\xi) \geq f(x,\xi) + \langle \nabla f(x,\xi), y - x \rangle.$$

3. Ограниченность оракульного шума:

$$\exists \Delta > 0 : \ \forall x \in Q \hookrightarrow \mathbb{E}\left[|\delta(x,\xi)|^2\right] \leq \Delta^2$$

4. Ограниченность второго момента градиента:

$$\exists \sigma_{\nabla}^2 : \mathbb{E}\left[\left\|\nabla f(x,\xi) - \nabla f(x)\right\|^2\right] \leq \sigma_{\nabla}^2$$

5. Ограниченность второго момента оракула (для ООС):

$$\exists \sigma_f^2 : \mathbb{E}\left[\left|f(x,\xi) - f(x)\right|^2\right] \leq \sigma_f^2$$

Теорема При шаге оптимизатора и шаге моментума:

$$\gamma_k = \frac{4}{k + 8d^{3/2}}, \quad \eta_k = \frac{4}{(k + 8d^{3/2})^{2/3}}$$

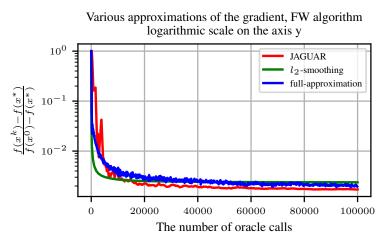
получается оценка на сходимость:

$$\mathbb{E}\left[f(x^{N}) - f(x^{*})\right] = \mathcal{O}\left(\frac{LD^{2} + d\sigma_{f}D/\gamma + d\sigma_{\nabla}D + \sqrt{d}(f(x^{0}) - f(x^{*}))}{(N + 8d^{3/2})^{1/3}} + \sqrt{d}LD\gamma + \frac{\sqrt{d}\Delta D}{\gamma}\right)$$

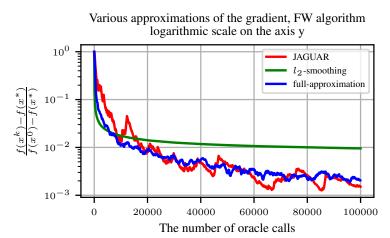
Следствие Пусть arepsilon определяет точность: $\mathbb{E}\left[f(x^N) - f(x^*)
ight] \leq arepsilon$:

$$\begin{split} N &= \mathcal{O}\left(\max\left\{\left[\frac{LD^2 + d\sigma_{\nabla}D + \sqrt{d}(f(x^0) - f(x^*))}{\varepsilon}\right]^3, \frac{d^{9/2}\sigma_f^3L^3D^6}{\varepsilon^6}\right\}\right), \\ \gamma &= \mathcal{O}\left(\frac{\varepsilon}{\sqrt{d}LD}\right), \quad \Delta = \mathcal{O}\left(\frac{\varepsilon^2}{dLD^2}\right). \end{split}$$

Эксперимент проводился на L2-шаре на квадратичной задаче.



Эксперимент проводился на симплексном множестве на квадратичной задаче.



Вывод

Для выпуклой задачи оптимизации на ограниченном выпуклом множестве с доступом только к нулевому оракулу предложена и исследована модификация JAGUAR для алгоритма Франка-Вульфа. Получены теоретические оценки сходимости для нестохастического и стохастического случаев. Поставлены эксперименты на различных задачах и различных множествах.