

Рассматривается задача выпуклой композитной стохастической оптимизации:

$$\min_{x \in X} [F(x) = \mathbb{E}\{\Phi(x, \omega)\} + \psi(x)], \quad (1)$$

где X - компактное выпуклое подмножество конечномерного действительного векторного пространства с нормой $\|\cdot\|$, ω случайная величина на пространстве Ω с распределением P , функция ψ выпукла и непрерывна, и функция $\Phi : X \times \Omega \rightarrow R$. Также предполагаем, что мат ожидание

$$\phi(x) := \mathbb{E}\{\Phi(x, \omega)\} = \int_{\Omega} \Phi(x, \omega) dP(\omega)$$

конечно для всех $x \in X$, и выпукла и дифференцируема как функция по x . Тогда задача имеет решение $F_* = \min_{x \in X} F(x)$. Также предполагаем, что есть оракул, который по точкам $(x, \omega) \in X \times \Omega$ возвращает стохастический градиент, такой что вектор $G(x, \omega)$

$$\mathbb{E}\{G(x, \omega)\} = \nabla \phi(x), \quad \mathbb{E}\{\|G(x, \omega) - \nabla \phi(x)\|_*^2\} \leq \sigma^2, \forall x \in X$$

Определение 1. Дифференцируемая функция $\varphi : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ является сильно выпуклой функцией с константой μ , если для любых $x, y \in \mathbb{R}^d$ выполнено

$$\varphi(x) \geq \varphi(y) + \langle \nabla \varphi(y), x - y \rangle + \frac{\mu}{2} \|x - y\|^2. \quad (2)$$

1 Робастный Стохастический Зеркальный Спуск (RSMD)

Проксимальный оператор имеет вид

$$\begin{aligned} \text{Prox}_{\beta, x}(\xi) &:= \arg \min_{z \in X} \{\langle \xi, z \rangle + \psi(z) + \beta V_x(z)\} = \\ &= \arg \min_{z \in X} \{\langle \xi - \beta \nu'(x), z \rangle + \psi(z) + \beta \nu(z)\}, \end{aligned}$$

где $\beta > 0$ - настраиваемый параметр.

Метод RSMD имеет вид

$$\begin{aligned} x_i &= \text{Prox}_{\beta_{i-1}, x_{i-1}}(y_i), x_0 \in X, \\ y_i &= \begin{cases} G(x_{i-1}, \omega_i), & \text{если } \|G(x_{i-1}, \omega_i) - g(\bar{x})\|_* \leq L\|\bar{x} - x_{i-1}\| + \lambda + u\sigma, \\ g(\bar{x}), & \text{иначе} \end{cases} \end{aligned}$$

Обозначим аппроксимацию решения как

$$\hat{x}_N = \left[\sum_{i=1}^N \beta_{i-1}^{-1} \right]^{-1} \sum_{i=1}^N \beta_{i-1}^{-1} x_i$$

Лемма 1. Пусть функции ψ и ϕ удовлетворяют предположениям и пусть x_0, \dots, x_N - произвольные точки множества X . Определим

$$\varepsilon_{i+1}(z) := \langle \nabla \phi(x_i), x_{i+1} - z \rangle + \langle \psi'(x_{i+1}), x_{i+1} - z \rangle + LV_{x_i}(x_{i+1})$$

Тогда для любого $z \in X$ справедливо

$$F(x_{i+1}) - F(z) \leq \varepsilon_{i+1}(z),$$

Если $\hat{x}_N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i$, то

$$F(\hat{x}_N) - F(z) \leq N^{-1} \sum_{i=1}^N [F(x_i) - F(z)] \leq N^{-1} \sum_{i=0}^{N-1} \varepsilon_{i+1}(z)$$

Доказательство. Используя свойства $V_x(z) \geq \frac{1}{2} \|x - z\|^2$, выпуклость функций ϕ и ψ и условие Липшица на $\nabla \phi$, получаем для любого $z \in X$

$$\begin{aligned} F(x_i) - F(z) &= [\phi(x_{i+1}) - \phi(z)] + [\psi(x_{i+1}) - \psi(z)] = \\ &= [\phi(x_{i+1}) - \phi(x_i)] + [\phi(x_i) - \phi(z)] + [\psi(x_{i+1}) - \psi(z)] \leq \\ &\leq \langle \nabla \phi(x_i), x_{i+1} - z \rangle + \langle \psi'(x_{i+1}), x_{i+1} - z \rangle + LV_{x_i}(x_{i+1}) = \varepsilon_{i+1}(z) \end{aligned}$$

Суммируя по всем i от 0 до $N - 1$ и используя неравенство Йенсена, получаем результат леммы. \square

Лемма 2. Пусть предположения выше выполнены и пусть x_i, y_i удовлетворяют *RSMD рекурсии*. Тогда

$$\begin{aligned} (a) \quad & \|\xi_i\|_* \leq 2(M + u\sigma) + \lambda, \\ (b) \quad & \|\mathbb{E}_{x_{i-1}} \{\xi_i\}\|_* \leq (M + u\sigma) \left(\frac{\sigma}{\lambda}\right)^2 + \frac{\sigma^2}{\lambda}, \\ (c) \quad & (\mathbb{E}_{x_{i-1}} \{\|\xi_i\|_*^2\})^{1/2} \leq \sigma + (M + u\sigma) \frac{\sigma}{\lambda}, \end{aligned}$$

Доказательство. Обозначим $\chi_i = 1_{\|G(x_{i-1}, \omega_i) - g(\bar{x})\|_* > L\|x_{i-1} - \bar{x}\| + \lambda + u\sigma}$. Добавим еще обозначение $\chi_i \leq \eta_i := 1_{\|G(x_{i-1}, \omega_i) - g(\bar{x})\|_* > \lambda}$. Имеем

$$\begin{aligned} \xi_i &= y_i - \nabla \phi(x_{i-1}) = [G(x_{i-1}, \omega_i) - \nabla \phi(x_{i-1})](1 - \chi_i) + [g(\bar{x}) - \nabla \phi(x_{i-1})]\chi_i = \\ &= [G(x_{i-1}, \omega_i) - g(\bar{x})](1 - \chi_i) + [g(\bar{x}) - \nabla \phi(x_{i-1})]\chi_i = \\ &= [G(x_{i-1}, \omega_i) - \nabla \phi(x_{i-1})] + [g(\bar{x}) - G(x_{i-1}, \omega_i)]\chi_i \end{aligned}$$

Тогда получаем, что

$$\|\xi_i\|_* \leq \|[G(x_{i-1}, \omega_i) - g(\bar{x})](1 - \chi_i)\|_* + \|g(\bar{x}) - \nabla \phi(x_{i-1})\|_* \leq 2(M + u\sigma) + \lambda$$

Так как $\mathbb{E}_{x_{i-1}} \{G(x_{i-1}, \omega_i)\} = \nabla \phi(x_{i-1})$, то

$$\begin{aligned} \|\mathbb{E}_{x_{i-1}} \{\xi_i\}\|_* &= \|\mathbb{E}_{x_{i-1}} \{[G(x_{i-1}, \omega_i) - \nabla \phi(x_{i-1})] - (g(\bar{x}) - \nabla \phi(x_{i-1}))\chi_i\}\|_* \leq \\ &\leq \mathbb{E}_{x_{i-1}} \{\|[G(x_{i-1}, \omega_i) - \nabla \phi(x_{i-1})]\|_* + \|[g(\bar{x}) - \nabla \phi(x_{i-1})]\chi_i\|_*\} \leq \\ &\leq \mathbb{E}_{x_{i-1}} \{\|[G(x_{i-1}, \omega_i) - \nabla \phi(x_{i-1})]\|_* \eta_i\} + (M + u\sigma) \mathbb{E}_{x_{i-1}} \{\eta_i\} \leq \\ &\leq \frac{\sigma^2}{\lambda} + (M + u\sigma) \left(\frac{\sigma}{\lambda}\right)^2. \end{aligned}$$

Теперь заметим, что

$$\|\xi_i\|_* \leq \|G(x_{i-1}, \omega_i) - \nabla \phi(x_{i-1})\|_*(1 - \chi_i) + \|g(\bar{x}) - \nabla \phi(x_{i-1})\|_* \chi_i,$$

и

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}_{x_{i-1}}\{\|\xi_i\|_*^2\}^{1/2} &\leq \mathbb{E}_{x_{i-1}}\{\|G(x_{i-1}, \omega_i) - \nabla\phi(x_{i-1})\|_*^2\}^{1/2} + \mathbb{E}_{x_{i-1}}\{\|g(\bar{x}) - \nabla\phi(x_{i-1})\|_*^2\chi_i\}^{1/2} \leq \\
&\leq \sigma + (M + u\sigma)\mathbb{E}_{x_{i-1}}\{\chi_i\}^{1/2} \leq \sigma + (M + u\sigma)\mathbb{E}_{x_{i-1}}\{\eta_i\}^{1/2} \leq \\
&\leq \sigma + (M + u\sigma)\frac{\sigma}{\lambda}.
\end{aligned}$$

□

Лемма 3. Пусть выполнены предположения выше и x_i, y_i удовлетворяют рекурсии RSMD.

(i) Если $\tau \leq N/u^2$ и $\lambda = \max\{\sigma\sqrt{\frac{N}{\tau}}, M\} + u\sigma$ тогда, для любого $z \in X$,

$$P\left\{\sum_{i=1}^N \langle \xi_i, z - x_{i-1} \rangle \geq 16R \max\{\sigma\sqrt{N\tau}, M\tau\}\right\} \leq e^{-\tau},$$

и

$$P\left\{\sum_{i=1}^N \|\xi_i\|_*^2 \geq 40 \max\{N\sigma^2, M^2\tau\}\right\} \leq e^{-\tau}.$$

(ii) Если $N \geq u^2$ и $\lambda = \max\{\sigma\sqrt{N}, M\} + u\sigma$ тогда для любой $z \in X$,

$$P\left\{\sum_{i=1}^N \langle \xi_i, z - x_{i-1} \rangle \geq 8(1 + \tau)R \max\{\sigma\sqrt{N}, M\}\right\} \leq e^{-\tau},$$

и

$$P\left\{\sum_{i=1}^N \|\xi_i\|_*^2 \geq 8(2 + 3\tau) \max\{N\sigma^2, M^2\}\right\} \leq e^{-\tau}.$$

Теорема 1. Пусть $\beta_i \geq 2L$ для всех $i = 0, 1, \dots$, и пусть \hat{x}_N определен выше, где x_i получен RSMD для произвольного y_i . Тогда для любого $z \in X$ имеем

$$\begin{aligned}
\left[\sum_{i=1}^N \beta_{i-1}^{-1}\right] [F(\hat{x}_N) - F(z)] &\leq \sum_{i=1}^N \beta_{i-1}^{-1} [F(x_i) - F(z)] \leq \varepsilon(x^N, z) \\
&\leq V_{x_0}(z) + \sum_{i=1}^N \left[\frac{\langle \xi_i, z - x_{i-1} \rangle}{\beta_{i-1}} + \frac{\|\xi_i\|_*^2}{\beta_{i-1}^2} \right] \\
&\leq 2V_{x_0}(z) + \sum_{i=1}^N \left[\frac{\langle \xi_i, z_{i-1} - x_{i-1} \rangle}{\beta_{i-1}} + \frac{3}{2} \frac{\|\xi_i\|_*^2}{\beta_{i-1}^2} \right],
\end{aligned}$$

где z_i - это случайный вектор из X , зависящий от x_0, ξ_1, \dots, ξ_i

Доказательство.

$$\langle y_{i+1} + \psi'(x_{i+1}) + \beta_i[\nu'(x_{i+1}) - \nu'(x_i)], z - x_{i+1} \rangle \geq 0, \forall z \in X,$$

или в другом виде

$$\begin{aligned}
\langle y_i + \psi'(x_{i+1}), x_{i+1} - z \rangle &\leq \beta_i[\nu'(x_{i+1}) - \nu'(x_i)], z - x_{i+1} = \langle \beta_i V'_{x_i}(x_{i+1}), z - x_{i+1} \rangle = \\
&= \beta_i[V_{x_i}(z) - V_{x_{i+1}}(z) - V_{x_i}(x_{i+1})], \forall z \in X,
\end{aligned}$$

Используя определение $\xi_i = y_i - \nabla\phi(x_{i-1})$ получаем

$$\langle \nabla\phi(x_i), x_{i+1} - z \rangle + \langle \psi'(x_{i+1}), x_{i+1} - z \rangle \leq \beta_i[V_{x_i}(z) - V_{x_{i+1}}(z) - V_{x_i}(x_{i+1})] - \langle \xi_{i+1}, x_{i+1} - z \rangle$$

Используя Лемму 1 и условие $\beta_i \geq 2L$, получаем

$$F(x_{i+1}) - F(z) \leq \varepsilon_{i+1}(z) \leq \langle \nabla \phi(x_i), x_{i+1} - z \rangle + \langle \psi'(x_{i+1}), x_{i+1} - z \rangle + \frac{\beta_i}{2} V_{x_i}(x_{i+1})$$

Заметим, что

$$\varepsilon_{i+1}(z) \leq \beta_i [V[x_i(z) - V_{x_{i+1}}(z) - \frac{1}{2} V_{x_i}(x_{i+1})]] - \langle \xi_{i+1}, x_{i+1} - z \rangle$$

С другой стороны, в силу сильной выпуклости $V_x()$

$$\begin{aligned} \langle \xi_{i+1}, z - x_{i+1} \rangle - \frac{\beta_i}{2} V_{x_i}(x_{i+1}) &= \langle \xi_i, z - x_i \rangle + \langle \xi_{i+1}, x_i - x_{i+1} \rangle - \frac{\beta_i}{2} V_{x_i}(x_{i+1}) \\ &\leq \langle \xi_{i+1}, z - x_i \rangle + \frac{\|\xi_{i+1}\|_*^2}{\beta_i} \end{aligned}$$

В итоге получаем, что

$$F(x_{i+1}) - F(z) \leq \varepsilon_{i+1}(z) \leq \beta_i [V_{x_i}(z) - V_{x_{i+1}}(z)] - \langle \xi_{i+1}, x_i - z \rangle + \frac{\|\xi_{i+1}\|_*^2}{\beta_i}$$

Разделив на β_i и просуммировав для всех i от 0 до $N - 1$ получаем основной результат утверждения. \square

Теорема 2. Пусть $\beta_i = \bar{\beta} \geq 2L$ для всех $i = 0, 1, \dots$, и пусть $1 \leq \tau \leq N/u^2$,

$$\lambda = \max\{\sigma \sqrt{\frac{N}{\tau}}, M\} + u\sigma$$

Пусть \hat{x}_N аппроксимация решения, где x_i получен из RSMD. Тогда есть случайное событие $\mathcal{A}_N \subset \Omega^{\otimes N}$ с вероятностью по крайней мере $1 - 2e^{-\tau}$ такое, что для всех $\omega^N \in \mathcal{A}_N$ справедливо следующее неравенство

$$\begin{aligned} F(\hat{x}_N) - F_* &\leq \frac{\bar{\beta}}{N} \sup_{z \in X} \varepsilon(x^N, z) \leq \\ &\leq \frac{C}{N} \left(\bar{\beta} R^2 \Theta + R \max\{\sigma \sqrt{\tau N}, M\tau\} + \bar{\beta}^{-1} \max\{N\sigma^2, M^2\tau\} \right) \end{aligned}$$

В частности, выбирая $\bar{\beta} = \max\{2L, \frac{\sigma \sqrt{N}}{R \sqrt{\Theta}}\}$, имеем для всех $\omega^N \in \mathcal{A}_N$,

$$F(\hat{x}_N) - F_* \leq \max\{C_1 \frac{LR^2[r \vee \Theta]}{N}, C_2 \sqrt{\frac{\tau \vee \theta}{N}}\}$$

Доказательство. С условием $\tau \leq N/u^2$ имеем, что с вероятностью по крайней мере $1 - 2e^{-\tau}$,

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^N \langle \xi_i, z_{i-1} - x_{i-1} \rangle &\leq 16R \max\{\sigma \sqrt{N\tau}, M\tau\}, \\ \sum_{i=1}^N \|\xi_i\|_*^2 &\leq 40 \max\{N\sigma^2, M^2\tau\} \end{aligned}$$

Подставляя эту оценку в утверждение 1 получаем, что с вероятностью по крайней мере $1 - 2e^{-\tau}$ имеет место следующее

$$\begin{aligned} \bar{\beta} \sup_{z \in X} \varepsilon(x^N, z) &\leq 2\bar{\beta} V_{x_0}(z) + \sum_{i=1}^N [\langle \xi_i, z_{i-1} - x_{i-1} \rangle + \frac{3}{2} \bar{\beta}^{-1} \|\xi_i\|_*^2] \leq \\ &\leq 2\bar{\beta} R^2 \Theta + 16R \max\{\sigma \sqrt{N\tau}, M\tau\} + 60\bar{\beta}^{-1} \max\{N\sigma^2, M^2\tau\}. \end{aligned}$$

Далее, выбрав $\bar{\beta} = \max\{2L, \frac{\sigma}{R}\sqrt{\frac{N}{\Theta}}\}$ получаем

$$\begin{aligned} N[F(\hat{x}_N) - F(z)] &\leq \max\{4LR^2\Theta, 2\sigma R\sqrt{N\Theta}\} + 16R\max\{\sigma\sqrt{N\tau}, M\tau\} + 60\max\{LR^2\tau/2, \sigma R\sqrt{N\Theta}\} \leq \\ &\leq \max\{46LR^2\tau, 4LR^2\Theta, 62\sigma R\sqrt{N\Theta}, 16\sigma R\sqrt{N\tau}\} \end{aligned}$$

□