

Адаптивные методы семплирования по важности

Василий Новицкий, студент 4 курса ФУПМ
Научный руководитель: к.ф.-м.н. Ю.В. Максимов

МФТИ, ВЦ РАН, кафедра ИАД

28 июня 2018

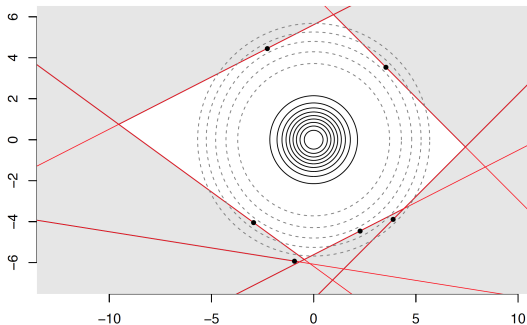
Постановка задачи

Случайный вектор $x \in \mathbb{R}^d$, $x \sim \mathcal{N}(\eta, \Sigma)$

Множество ограничений $H_j = \{x \mid w_j^T x \geq \tau_j\}$

$$\mu = P(x \in H), \quad H = \bigcup_{j=1}^J H_j$$

Задача – оценить μ как можно быстрее



Метод Монте-Карло

Задача оценить μ , если даны $f(x) = \mathbb{I}(x \in H)$ и $p(x)$:

$$\mu = P(x \in H) = \int f(x)p(x)dx$$

Оценка Монте-Карло:

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f(x_i)$$

$$\text{Var } \hat{\mu} = \frac{\sigma^2}{n}, \quad \sigma = \sqrt{\mu(1-\mu)}$$

$$\text{cv} = \frac{\sigma/\sqrt{n}}{\mu} = \frac{\sqrt{\mu(1-\mu)}}{\mu\sqrt{n}} \sim \frac{1}{\sqrt{\mu n}}$$

$$\text{cv} = 0.1, \quad \mu \sim 10^{-5} - 10^{-7} \Rightarrow n = 100\mu^{-1} \sim 10^7 - 10^9$$

Семплирование по важности

Идея семплирования по важности:

$$\mu = \int \frac{f(x)p(x)}{q(x)} q(x) dx$$

Оценка методом семплирования по важности:

$$\hat{\mu}_q = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{f(x_i)p(x_i)}{q(x_i)}, x_i \sim q$$

Дисперсия

$$\text{Var}(\hat{\mu}_q) = \frac{1}{n} \left(\int \frac{(fp)^2}{q} dx - \mu^2 \right) = \frac{1}{n} \int \frac{(fp - \mu q)^2}{q} dx$$

Смесь условных распределений:

$$q_\alpha(x) = \sum_{j=1}^J \alpha_j q_j(x), \quad \sum_{j=1}^J \alpha_j = 1$$

$$q_j(x) = P(x | H_j) = \frac{p(x)H_j(x)}{P_j}$$

$$H_j(x) = \mathbb{I}(x \in H_j), \quad H_{1..J}(x) = \mathbb{I}(x \in H), \quad P_j = P(H_j)$$

$$\text{Веса: } \alpha_j^{ALOE} = P_j \left(\sum_{k=1}^J P_k \right)^{-1}$$

Теорема (Owen, Maximov, Chertkov, 2017):

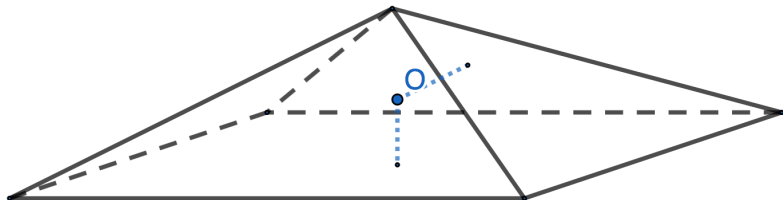
$$\text{Var}(\hat{\mu}_{ALOE}) \leq \frac{\mu^2}{n} \frac{J + J^{-1} - 2}{4}$$

Схема эксперимента

$J = 1000$ – число граней

$$P_j = \text{const} \approx 3 \times 10^{-5}$$

$\theta = 0.01$ – угол при основании пирамиды



$$\text{Var}(\hat{\mu}_\alpha) = \frac{1}{n} \left(\int \frac{H_{1..J}(x)p(x)}{\sum_{j=1}^J \alpha_j H_j(x) P_j^{-1}} dx - \mu^2 \right) \rightarrow \min$$
$$\sum_{j=1}^J \alpha_j = 1, \alpha_j \geq \varepsilon, \varepsilon \approx 0.1/J$$

Эмпирическая оценка дисперсии:

$$f(\alpha) = n\widehat{\text{Var}}(\hat{\mu}_\alpha) + \mu^2 = \sum_{i=1}^n \frac{H_{1..J}(x_i)p^2(x_i)}{q_\alpha(x_i)q_{\alpha'}(x_i)} \rightarrow \min_{\alpha}$$

$$x_i \sim q_{\alpha'} \quad \left(q_\alpha(x) = \sum_{j=1}^J \alpha_j q_j(x) \right)$$

Метод Франка-Вульфа

$f(\alpha)$ – выпуклая функция

Множество ограничений можно представить в виде $x \in S$, $S = \text{conv}(A)$, где A – конечное множество точек

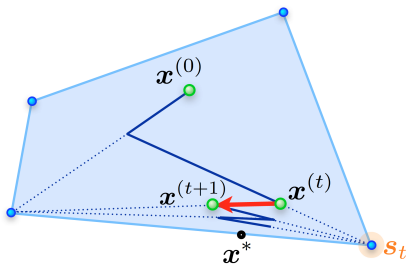
Алгоритм Франка-Вульфа:

$$v_t = \arg \max_{v \in S} \langle v, -\nabla f(\alpha^{(t)}) \rangle$$

$$d_t = v_t - \alpha^{(t)}$$

$$\gamma_t = \frac{2}{t+1}$$

$$\alpha^{(t+1)} = \alpha^{(t)} + \gamma_t d_t$$



Стохастические вариации метода Франка-Вульфа

$$v_t = \arg \max_{v \in S} \langle v, -\tilde{g}_t \rangle$$

$$\tilde{g}_t^{SAGA} = \nabla f_j(\alpha_j^{(t)}) - \nabla f_j(\alpha_j^{(t-1)}) + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \nabla f_i(\alpha_i^{(t-1)})$$

$$\tilde{g}_t^{SVRF} = \nabla f_j(\alpha^{(t)}) - \nabla f_j(\tilde{\alpha}) + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \nabla f_i(\tilde{\alpha})$$

α_{BASE} – вес, с которым для сеплирования выбираются точки из нижнего полупространства

График сходимости по аргументу от времени

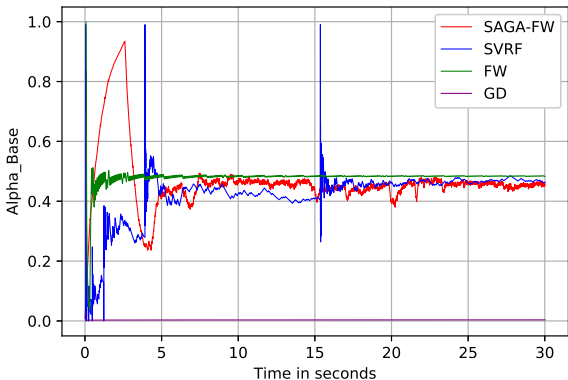


График сходимости по норме $\|\alpha - \alpha^*\|_2$

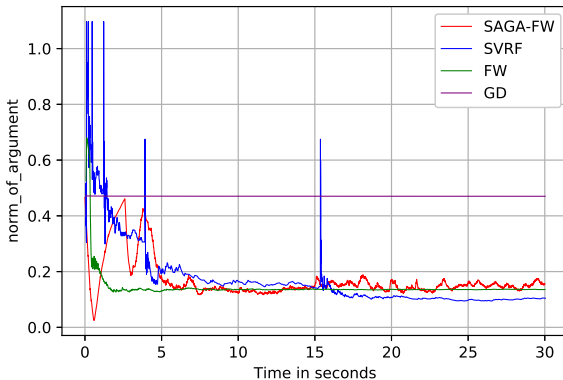
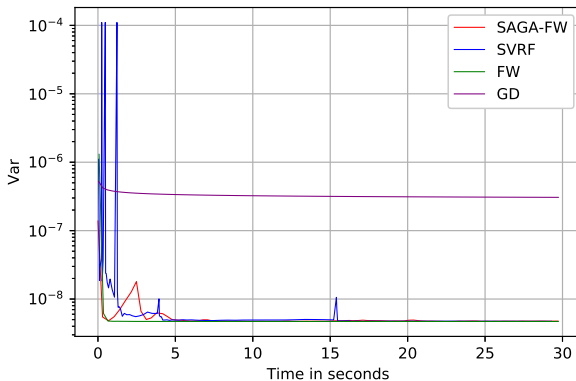


График сходимости по функции от времени



Метод	SAGA-FW	SVRF	FW	GD
α_{BASE}	0.52	0.48	0.51	0.04
Var	5.08×10^{-9}	5.11×10^{-9}	5.06×10^{-9}	3.59×10^{-7}
cv	1.2	1.2	1.2	9.9

Таблица: Результаты после 10 секунд прогона

$$\mu = P(x \in H) = 6.5 \times 10^{-5}$$

Спасибо за внимание

Вопросы?