

**А. С. Тихомиров** (Великий Новгород, НовГУ). **О переходных функциях марковского случайного поиска.**

Назовем *пространством оптимизации* измеримое пространство  $X$ , снабженное  $\sigma$ -алгеброй его подмножеств  $\mathcal{F}$ . Пусть целевая функция  $f: X \mapsto \mathbf{R}$  ограничена снизу и измерима. Рассмотрим задачу оценки минимального значения целевой функции  $f$  с заданной точностью  $\varepsilon$  (аппроксимация «по функции»). Один из способов решения этой задачи состоит в применении марковских алгоритмов случайного поиска. Следуя [1, с. 116], приведем общую схему моделирования  $k$  шагов марковского случайного поиска  $\xi_0, \xi_1, \dots, \xi_k$ .

**Алгоритм 1**

**Шаг 1.**  $\xi_0 \leftarrow \pi(\cdot)$ ;  $n \leftarrow 1$ .

**Шаг 2.**  $\eta_n \leftarrow P_n(\xi_{n-1}, \cdot)$ .

**Шаг 3.**  $\xi_n \leftarrow \begin{cases} \eta_n, & \text{с вероятностью } G_n, \\ \xi_{n-1}, & \text{с вероятностью } 1 - G_n, \end{cases}$

где  $G_n = G_n(\eta_n, \xi_{n-1}, f(\eta_n), f(\xi_{n-1}))$ .

**Шаг 4.** Если  $n < k$ , то  $n \leftarrow n + 1$  и перейти к шагу 2, иначе STOP.

Здесь  $\pi(\cdot)$  — начальное распределение. Обозначение « $\eta_n \leftarrow P_n(\xi_{n-1}, \cdot)$ » читается как «получить реализацию случайной величины  $\eta_n$  с распределением  $P_n(\xi_{n-1}, \cdot)$ ». Различные правила задания вероятностей  $G_n$  и переходных функций  $P_n$  приводят к различным вариантам марковских алгоритмов случайного поиска.

Нас интересует попадание поиска в множество  $A_\varepsilon = \{x \in X : f(x) \leq \inf f + \varepsilon\}$ . Введем величины  $\xi_n^* = \arg \min\{f(\xi_0), f(\xi_1), \dots, f(\xi_n)\}$ . Случайная величина  $\xi_n^*$ , попав в множество  $A_\varepsilon$ , из него больше не выйдет.

Мы рассмотрим одну характеристику скорости сходимости случайного поиска. *Гарантирующее число шагов* случайного поиска  $N(f, A_\varepsilon, \gamma)$  определяется как такое минимальное число шагов поиска, при котором достижение множества  $A_\varepsilon$  гарантировано с вероятностью большей, чем  $\gamma$ . Иначе говоря,  $N(f, A_\varepsilon, \gamma) = \min\{n \geq 0 : \mathbf{P}\{\xi_n^* \in A_\varepsilon\} > \gamma\}$ .

Пусть  $\mathcal{T}$  — множество переходных функций. Для  $P, Q \in \mathcal{T}$  положим

$$\rho(P, Q) = \sup_{x \in X} \sup_{A \in \mathcal{F}} |P(x, A) - Q(x, A)|.$$

Оказалось, что можно сузить семейство используемых переходных функций, не теряя свойства оптимальности в смысле минимальности числа шагов поиска, при котором достижение множества  $A_\varepsilon$  гарантировано с заданной надежностью.

Пусть  $\mathcal{V}$  — некоторое подмножество  $\mathcal{T}$ . Обозначим  $\mathcal{Z}(\mathcal{V})$  замыкание в метрике  $\rho$  множества всевозможных выпуклых линейных комбинаций переходных функций из  $\mathcal{V}$ .

**Теорема.** Пусть целевая функция  $f$ ,  $\varepsilon > 0$ ,  $\gamma \in (0, 1)$ , начальное распределение  $\pi$  и вероятности  $G_n$  фиксированы. Тогда  $\min \{N(f, A_\varepsilon, \gamma) : P_n \in \mathcal{Z}(\mathcal{V})\} = \min \{N(f, A_\varepsilon, \gamma) : P_n \in \mathcal{V}\}$ .

Таким образом, доказано, что можно сузить семейство используемых переходных функций, не теряя свойства оптимальности в смысле минимальности гарантирующего числа шагов поиска. Полученный теоретический результат имеет ясное прикладное значение, так как обосновывает выбор вида поиска, рекомендованного в ряде работ (как правило, прежнее обоснование было либо эмпирическим, либо основывалось на соображениях «простоты»).

Результаты работы, представленной данным докладом, обобщают результаты работ [2–3].

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Zhigljavsky A., Žilinskas A. Stochastic Global Optimization. Berlin: Springer, 2008.
2. Тихомиров А. С. Об оптимальном марковском монотонном симметричном случайном поиске. — Ж. вычисл. матем. и матем. физ., 1998, т. 38, № 12, с. 1973–1982.
3. Тихомиров А. С. О переходных функциях оптимального марковского поиска. — Обозрение прикл. и промышл. матем., 2012, т. 19, в. 2, с. 224–225.