

А. М. Захарин

### Эргодическая теорема для односложных рандомизированных полумарковских процессов

Введенный в [1] односложный полумарковский процесс обобщает обычный полумарковский процесс на случай зависимости будущей эволюции от времени пребывания в предшествующем состоянии.

Определение 1. Пусть  $\xi(t) \in N_+ = \{0, 1, 2, \dots\}$  — непрерывный справа случайный процесс;  $\kappa_n$  — момент  $n$ -го перехода  $\xi(t)$ ;

$$v(t) = \max \{n : \kappa_n < t\}; \quad \zeta(t) = \kappa_{v(t)} - \kappa_{v(t)-1};$$

$$Y(t) = (\xi(t), \zeta(t)) = Y_{\nu(t)}; \quad Y_n = Y(x_n) = (\xi_n, \zeta_n);$$

$$\eta(t) = t - \kappa_{\nu(t)}; \quad X(t) = (\xi(t), \zeta(t), \eta(t)).$$

Процесс  $\xi(t)$  назовем *односложным полумарковским*, если он однозначно определяется заданием матрицы  $f(x|y) = (f_{ij}(x|y); i, j \in N_+)$  переходных вероятностей  $f_{ij}(x|y) = P\{\xi_n = j, \zeta_n < x | Y_{n-1} = (i, y)\}$  и начальным распределением процесса  $X(t)$ . *Однородный марковский процесс*  $X(t)$  назовем *односложным линейчатым* (см. [1]).

Определение 2. *Односложный полумарковский процесс*  $\xi(t)$  назовем *рандомизированным*, если

$$f_{ij}(x|y) = \sum_{\alpha \in a} c_{\alpha}^i(y) f_{ij}^{\alpha}(x), \quad (1)$$

$$c_{\alpha}^i(y) \geq 0, \quad \sum_{\alpha \in a} c_{\alpha}^i(y) \equiv 1, \quad (2)$$

$$f_i^{\alpha}(x) \equiv \sum_j f_{ij}^{\alpha}(x), \quad f_i^{\alpha}(\infty) \equiv 1. \quad (3)$$

Используя соотношения (2), (3), а в случае бесконечного множества  $a$  еще и теорему Лебега о предельном переходе под знаком интеграла [2], по аналогии с [3] нетрудно убедиться, что совокупность чисел

$$Q_{km}^{\alpha\beta} = \int_0^{\infty} c_m^{\beta}(y) f_{km}^{\alpha}(dy) \geq 0 \quad (4)$$

образует стохастическую матрицу  $Q$ . Соответствующая однородная дискретная цепь Маркова  $Y_n^* = Y(x_n) = (\xi_n, \pi_n)$  вкладывается в обычный полумарковский процесс  $Y^*(t) = (\xi(t), \pi(t))$ , который задается переходными вероятностями

$$P\{Y_n^* = (m, \beta), \zeta_n < x | Y_{n-1}^* = (k, \alpha)\} = Q_{km}^{\alpha\beta}(x) = \int_0^x c_m^{\beta}(y) f_{km}^{\alpha}(dy) \\ (Q_{km}^{\alpha\beta}(\infty) = Q_{km}^{\alpha\beta}). \quad (5)$$

Вероятностный смысл процесса  $\pi(t)$  выясняется при следующем подходе к заданию рандомизированного полумарковского процесса.

Будем считать, что в каждый момент перехода  $\kappa_n$  производится выбор значения  $\pi_n = \pi(x_n)$  параметра рандомизации  $\pi(t)$  в соответствии с распределением (2), т. е. согласно формуле

$$P\{\pi_n = \beta | Y_{n-1} = (i, \alpha)\} = \sum_m \int_0^{\infty} c_m^{\beta}(y) df_{im}^{\alpha}(y).$$

Таким образом, процесс  $\pi(t)$  по определению в момент  $t$  дает выбранное значение параметра рандомизации на отрезке  $[\kappa_{\nu(t)}, \kappa_{\nu(t)+1})$ . Как нетрудно убедиться, процесс  $X^*(t) = (\xi(t), \pi(t), \eta(t))$  — линейчатый однородный марковский, сопровождающий обычный дискретный полумарковский процесс  $Y^*(t)$  со всеми вытекающими отсюда следствиями.

Подчеркнем, что описанная схема представляет собой второй способ марковизации рандомизированного полумарковского процесса любого порядка сложности  $r \geq 1$  (см. [2]). Однако такой переход от сложного рандомизированного полумарковского процесса к обычному двумерному дискретному процессу  $Y^*(t)$  не решает полностью проблему исследования сложных рандомизированных полумарковских процессов, поскольку марковские процессы  $X(t)$  и  $X^*(t)$  несут различную дополнительную информацию о поведении сложного рандомизированного полумарковского процесса, а для некоторых задач существенна именно информация, содержащаяся в процессе  $X(t)$  и не содержащаяся в процессе  $X^*(t)$ . В таких случаях возникает

необходимость исследовать именно первую марковскую модель, т. е. процесс  $X(t)$ .

По аналогии с [3] нетрудно убедиться в справедливости следующего утверждения.

**Теорема.** Если марковская цепь  $Y_n^*$  с матрицей переходных вероятностей  $Q$  эргодична и  $\{q_k^\alpha; \alpha \in a; k \in N_+\}$  — ее стационарное распределение, то стационарное распределение вложенной цепи Маркова  $Y_n$   $p_m(y) = \lim_{n \rightarrow \infty} P\{\xi_n = m, \zeta_n < y\}$  определяется соотношением

$$p_m(y) = \sum_{k, \alpha} q_k^\alpha f_{km}^\alpha(y), \quad (6)$$

а стационарное распределение процесса  $X(t)$   $p_m(y, x) = \lim_{t \rightarrow \infty} \{\xi(t) = m, \zeta(t) < y, \eta(t) < x\}$  имеет следующий вид:

$$p_m(y, x) = \int_0^y \sum_{k, \alpha} c_k^\alpha(u) p_k(du) f_{km}^\alpha(x). \quad (7)$$

**Следствие.** В предположении дифференцируемости функций  $f_{ij}^\alpha(x)$  дифференцирование соотношений (6), (7) дает плотности стационарных распределений вложенной марковской цепи  $Y_n$  и процесса  $X(t)$

$$\begin{aligned} \frac{d}{dy} p_m(y) &= \sum_{k, \alpha} q_k^\alpha \frac{d}{dy} f_{km}^\alpha(y), \\ \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} p_m(y, x) &= \sum_{k, \alpha} c_k^\alpha(y) \frac{d}{dy} p_k(y) \frac{d}{dx} f_{km}^\alpha(x). \end{aligned}$$

В заключение автор выражает благодарность И. И. Ежову за внимание к работе.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. Е ж о в И. И., За х а р и н А. М. Время пребывания сложного рандомизированного полумарковского процесса в фиксированном подмножестве состояний. — Докл. АН УССР. Сер. А, 1978, № 4, с. 345—347.
2. Г и х м а н И. И., С к о р о х о д А. В. Введение в теорию случайных процессов. М., «Наука», 1965. 656 с.
3. За х а р и н А. М. Сложные рекуррентные рандомизированные потоки. — Докл. АН УССР. Сер. А. 1977, № 10, с. 940—942.

Институт кибернетики  
АН УССР

Поступила в редакцию  
18.VIII. 1977 г.