

Лекция 4

Конечномерные распределения марковских цепей

Как известно, и случайное блуждание, и процесс восстановления определяются с помощью некоторой последовательности X_1, X_2, \dots независимых одинаково распределенных случайных величин. В начале двадцатого века русский математик А.А. Марков рассмотрел простое обобщение этой последовательности. В новой последовательности случайные величины $\xi_0, \xi_1, \xi_2, \dots$ являются зависимыми, но степень этой зависимости является наиболее слабой из возможных.

Пусть S – некоторое конечное или счетное множество. Элементы S всегда можно пронумеровать, поэтому можно считать, что или $S = \{1, 2, \dots, m\}$, где $m \in \mathbb{N}$, или $S = \mathbb{N}_0$. Рассмотрим последовательность случайных величин ξ_0, ξ_1, \dots , принимающих значения в S . По теореме произведения вероятностей при $n \in \mathbb{N}$ и $i_0, \dots, i_n \in S$

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(\xi_0 = i_0, \dots, \xi_n = i_n) &= \\ &= \mathbf{P}(\xi_0 = i_0) \prod_{k=0}^{n-1} \mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k) \end{aligned} \quad (1)$$

(считаем, что все вероятности в правой части определены). В ситуации, когда случайные величины ξ_0, ξ_1, \dots независимы,

$$\mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k) = \mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1})$$

и формула (1) принимает вид

$$\mathbf{P}(\xi_0 = i_0, \dots, \xi_n = i_n) = \prod_{k=0}^n \mathbf{P}(\xi_k = i_k).$$

Предположим теперь, что случайная величина ξ_{k+1} зависит от вектора (ξ_0, \dots, ξ_k) , но при этом

$$\mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k) = \mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_k = i_k) \quad (2)$$

при произвольном $k \in \mathbb{N}_0$ и произвольных $i_0, \dots, i_k \in S$. Если трактовать момент k как “настоящее”, моменты, предшествующие k как “прошлое”, а моменты, следующие за k , как “будущее”, то соотношение (2) говорит о том, что при фиксированном прошлом и настоящем распределение будущего марковской цепи зависит только от настоящего.

Определение 1. *Цепью Маркова* называется последовательность случайных величин ξ_0, ξ_1, \dots , принимающих значения в S и удовлетворяющих соотношению (2).

Множество S называется *множеством состояний* марковской цепи, а его элементы – *состояниями*. Марковская цепь называется *конечной* (или

(счетной), если конечно (или счетно) множество S . При $k \in \mathbb{N}$ и $i, j \in S$ положим

$$p_{ij}^{(k)} := \mathbf{P}(\xi_k = j \mid \xi_{k-1} = i).$$

(предполагается, что $\mathbf{P}(\xi_{k-1} = i) > 0$). Говорят, что $p_{ij}^{(k)}$ – *переходная вероятность* из состояния i в состояние j на k -ом шаге марковской цепи. Положим $p_i := \mathbf{P}(\xi_0 = i)$, $i \in S$. Совокупность $\{p_i, i \in S\}$ называется *начальным распределением* цепи Маркова.

Запишем формулу для конечномерных распределений марковской цепи через переходные вероятности и начальное распределение, используя соотношение (1): при $n \in \mathbb{N}$ и $i_0, \dots, i_n \in S$

$$\mathbf{P}(\xi_0 = i_0, \dots, \xi_n = i_n) = p_{i_0} \prod_{k=1}^n p_{i_{k-1}i_k}^{(k)}.$$

В дальнейшем рассматриваются *однородные* цепи Маркова, в которых переходные вероятности $p_{ij}^{(k)}$ не зависят от k . Для однородных марковских цепей последняя формула принимает следующий простой вид:

$$\mathbf{P}(\xi_0 = i_0, \dots, \xi_n = i_n) = p_{i_0} \prod_{k=1}^n p_{i_{k-1}i_k} \quad (3)$$

при произвольном $n \in \mathbb{N}$ и произвольных $i_0, \dots, i_n \in S$. Заметим, что

$$p_i, p_{ij} \geq 0, \quad \sum_{i \in S} p_i = 1, \quad \sum_{j \in S} p_{ij} = 1, \quad i, j \in S. \quad (4)$$

Соотношения (3) и (4) являются основой для всех последующих рассуждений. Кстати, однородная цепь Маркова может быть определена как последовательность случайных величин ξ_0, ξ_1, \dots , принимающих значения в S и удовлетворяющих соотношению (3) для некоторых чисел p_i, p_{ij} , $i, j \in S$, удовлетворяющих соотношению (4).

Формула (3) хорошо объясняет, почему именно слово “цепь” использовано в определении: “сцепление” элементов i_0, \dots, i_n осуществляется через пары $(i_0, i_1), (i_1, i_2), \dots, (i_{n-1}, i_n)$, которые являются “звеньями” цепи.

Лемма 1. Если $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ – марковская цепь и $\mathbf{P}(\xi_l = i_0) > 0$ при некоторых $l \in \mathbb{N}_0$ и $i_0 \in S$, то для произвольных $n \in \mathbb{N}$ и $i_1, \dots, i_n \in S$

$$\mathbf{P}(\xi_{l+1} = i_1, \dots, \xi_{l+n} = i_n \mid \xi_l = i_0) = \prod_{k=1}^n p_{i_{k-1}i_k}, \quad (5)$$

т.е. указанная вероятность не зависит от l .

Доказательство. При $l = 0$ утверждение леммы следует из (3) в результате деления на $\mathbf{P}(\xi_0 = i_0) = p_{i_0}$. Пусть $l \geq 1$, тогда ввиду формулы (3)

$$\begin{aligned} & \mathbf{P}(\xi_l = i_0, \xi_{l+1} = i_1, \dots, \xi_{l+n} = i_n) = \\ & = \sum_{j_0 \in S} \dots \sum_{j_{l-1} \in S} \mathbf{P}(\xi_0 = j_0, \dots, \xi_{l-1} = j_{l-1}, \xi_l = i_0, \xi_{l+1} = i_1, \dots, \xi_{l+n} = i_n) = \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{j_0 \in S} \cdots \sum_{j_{l-1} \in S} p_{j_0} \left(\prod_{k=1}^{l-1} p_{j_{k-1} j_k} \right) p_{j_{l-1} i_0} \left(\prod_{k=1}^n p_{i_{k-1} i_k} \right) = \\
&= \left(\prod_{k=1}^n p_{i_{k-1} i_k} \right) \sum_{j_0 \in S} \cdots \sum_{j_{l-1} \in S} p_{j_0} \left(\prod_{k=1}^{l-1} p_{j_{k-1} j_k} \right) p_{j_{l-1} i_0} = \\
&= \left(\prod_{k=1}^n p_{i_{k-1} i_k} \right) \mathbf{P}(\xi_l = i_0).
\end{aligned}$$

Откуда делением на $\mathbf{P}(\xi_l = i_0)$ получаем (5) при $l \geq 1$. Лемма доказана.

Следующее утверждение означает, что *при фиксированном прошлом и настоящем распределение будущего марковской цепи зависит только от настоящего*.

Теорема 1. *Если $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ – марковская цепь, то для произвольных натуральных чисел l и n , произвольных множеств $A \subset S^l$ и $B \subset S^n$ и произвольного состояния i*

$$\begin{aligned}
&\mathbf{P}((\xi_{l+1}, \dots, \xi_{l+n}) \in B \mid (\xi_0, \dots, \xi_{l-1}) \in A, \xi_l = i) = \\
&= \mathbf{P}((\xi_{l+1}, \dots, \xi_{l+n}) \in B \mid \xi_l = i)
\end{aligned}$$

(предполагается, что $\mathbf{P}((\xi_0, \dots, \xi_{l-1}) \in A, \xi_l = i) > 0$).

Доказательство. В силу соотношения (3) и леммы 1 при $i_0, \dots, i_{l+n} \in S$

$$\begin{aligned}
\mathbf{P}(\xi_0 = i_0, \dots, \xi_{l+n} = i_{l+n}) &= p_{i_0} \prod_{k=1}^{l+n} p_{i_{k-1} i_k} = p_{i_0} \prod_{k=1}^l p_{i_{k-1} i_k} \prod_{k=l+1}^{l+n} p_{i_{k-1} i_k} = \\
&= \mathbf{P}(\xi_0 = i_0, \dots, \xi_l = i_l) \mathbf{P}(\xi_{l+1} = i_{l+1}, \dots, \xi_{l+n} = i_{l+n} \mid \xi_l = i_l).
\end{aligned}$$

Полагая $i_l = i$ и суммируя это равенство по всем $(i_0, \dots, i_{l-1}) \in A$ и всем $(i_{l+1}, \dots, i_{l+n}) \in B$, находим, что

$$\begin{aligned}
&\mathbf{P}((\xi_0, \dots, \xi_{l-1}) \in A, \xi_l = i, (\xi_{l+1}, \dots, \xi_{l+n}) \in B) = \\
&= \mathbf{P}((\xi_0, \dots, \xi_{l-1}) \in A, \xi_l = i) \mathbf{P}((\xi_{l+1}, \dots, \xi_{l+n}) \in B \mid \xi_l = i).
\end{aligned}$$

Разделив последнее равенство на $\mathbf{P}((\xi_0, \dots, \xi_{l-1}) \in A, \xi_l = i)$, получаем утверждение теоремы.

Наряду с переходными вероятностями за один шаг рассмотрим *вероятность перехода за n шагов* из состояния $i \in S$ в состояние $j \in S$

$$p_{ij}(n) := \mathbf{P}(\xi_n = j \mid \xi_0 = i), \quad n \in \mathbb{N}$$

(предполагается, что $\mathbf{P}(\xi_0 = i) > 0$). Отметим, что при каждом $l \in \mathbb{N}_0$

$$\mathbf{P}(\xi_{l+n} = j \mid \xi_l = i) = \mathbf{P}(\xi_n = j \mid \xi_0 = i)$$

и, следовательно,

$$p_{ij}(n) = \mathbf{P}(\xi_{l+n} = j \mid \xi_l = i) \tag{6}$$

(предполагается, что $\mathbf{P}(\xi_l = i) > 0$). Действительно, в силу леммы 1

$$\begin{aligned} & \mathbf{P}(\xi_{l+n} = j \mid \xi_l = i) = \\ &= \sum_{i_1, \dots, i_{n-1} \in S} \mathbf{P}(\xi_{l+1} = i_1, \dots, \xi_{l+n-1} = i_{n-1}, \xi_{l+n} = j \mid \xi_l = i) = \\ &= \sum_{i_1, \dots, i_{n-1} \in S} \mathbf{P}(\xi_1 = i_1, \dots, \xi_{n-1} = i_{n-1}, \xi_n = j \mid \xi_0 = i) = \\ &= \mathbf{P}(\xi_n = j \mid \xi_0 = i). \end{aligned}$$

Следующее утверждение указывает, как находить конечномерные распределения марковской цепи.

Теорема 2. Если $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ – марковская цепь, то для произвольного $r \in \mathbb{N}_0$, произвольных состояний i_0, i_1, \dots, i_r и произвольных моментов времени $n_1, \dots, n_r \in \mathbb{N}$ ($0 = n_0 < n_1 < n_2 < \dots < n_r$)

$$\mathbf{P}(\xi_{n_0} = i_0, \xi_{n_1} = i_1, \dots, \xi_{n_r} = i_r) = p_{i_0} \prod_{k=1}^r p_{i_{k-1}i_k}(n_k - n_{k-1}). \quad (7)$$

Доказательство. По теореме умножения вероятностей

$$\begin{aligned} & \mathbf{P}(\xi_{n_0} = i_0, \xi_{n_1} = i_1, \dots, \xi_{n_r} = i_r) = \\ &= \mathbf{P}(\xi_{n_0} = i_0) \prod_{k=1}^r \mathbf{P}(\xi_{n_k} = i_k \mid \xi_{n_0} = i_0, \xi_{n_1} = i_1, \dots, \xi_{n_{k-1}} = i_{k-1}). \end{aligned}$$

Осталось заметить, что в силу теоремы 1 и соотношения (6)

$$\begin{aligned} & \mathbf{P}(\xi_{n_k} = i_k \mid \xi_{n_0} = i_0, \xi_{n_1} = i_1, \dots, \xi_{n_{k-1}} = i_{k-1}) = \\ &= \mathbf{P}(\xi_{n_k} = i_k \mid \xi_{n_{k-1}} = i_{k-1}) = p_{i_{k-1}i_k}(n_k - n_{k-1}). \end{aligned}$$

Теорема доказана.

Положим 1) $p_{ii}(0) = 1$ при $i \in S$ и 2) $p_{ij}(0) = 0$ при разных $i, j \in S$.

Следствие 1. Пусть $i, j \in S$ и $n \in \mathbb{N}$. Для каждого целого l , такого что $0 \leq l \leq n$, справедливо равенство

$$p_{ij}(n) = \sum_{k \in S} p_{ik}(l) p_{kj}(n-l). \quad (8)$$

Доказательство. События $\{\xi_l = k\}$ при разных $k \in S$ попарно несовместны, поэтому

$$\mathbf{P}(\xi_n = j \mid \xi_0 = i) = \sum_{k \in S} \mathbf{P}(\xi_l = k, \xi_n = j \mid \xi_0 = i).$$

Осталось учесть, что ввиду соотношения (7) при $r = 2$

$$\mathbf{P}(\xi_l = k, \xi_n = j \mid \xi_0 = i) = p_{ik}(l) p_{kj}(n-l).$$

Утверждение доказано.

Замечание 1. Соотношение (9) называется *уравнением Колмогорова-Чепмена*. Оно позволяет вычислять переходные вероятности за n шагов, зная переходные вероятности за меньшее число шагов.

Переходные вероятности удобно представлять в матричном виде. Пусть марковская цепь $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ является конечной и $S = \{1, \dots, m\}$, где $m \in \mathbb{N}$. Назовем *матрицей переходных вероятностей* матрицу P размера $m \times m$ с элементами $p_{ij}, i, j \in \{1, \dots, m\}$, т.е.

$$P = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \dots & p_{1m} \\ p_{21} & p_{22} & \dots & p_{2m} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ p_{m1} & p_{m2} & \dots & p_{mm} \end{pmatrix}.$$

Элементы этой матрицы неотрицательны и сумма элементов каждой строки равна 1. Такие матрицы называются *стохастическими*.

В случае, когда $S = \mathbb{N}_0$, матрица переходных вероятностей определяется аналогично (она в этом случае будет бесконечной).

Аналогично матрице переходных вероятностей введем для каждого $n \in \mathbb{N}_0$ матрицу переходных вероятностей за n шагов $P(n)$ (в случае, когда $S = \{1, \dots, m\}$, это матрица размера $m \times m$ элементами которой являются числа $p_{ij}(n), i, j \in \{1, \dots, m\}$). Заметим, что эта матрица также является стохастической. В силу уравнения Колмогорова-Чепмена при $n \in \mathbb{N}$

$$P(n) = P(n-1)P = P(n-2)P^2 = P^n.$$

Рассмотрим примеры марковских цепей.

а) *Случайное блуждание*. Пусть X_1, X_2, \dots – последовательность независимых одинаково распределенных случайных величин, принимающих два значения: $\mathbf{P}(X_1 = 1) = p, \mathbf{P}(X_1 = -1) = q, p + q = 1$. Положим $S_0 = 0, S_n = \sum_{i=1}^n X_i, n \in \mathbb{N}$. Последовательность $\{S_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ называется *простым* случайным блужданием. Множеством состояний является \mathbb{Z} . Покажем, что $\{S_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ образует марковскую цепь. Действительно, пусть $i_0 = 0, i_1, \dots, i_n$ – возможный вариант траектории случайного блуждания S_0, S_1, \dots, S_n , тогда

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(S_0 = i_0, S_1 = i_1, \dots, S_n = i_n) &= \mathbf{P}(X_k = i_k - i_{k-1}, k \in \{1, \dots, n\}) = \\ &= \prod_{k=1}^n \mathbf{P}(X_1 = i_k - i_{k-1}). \end{aligned}$$

Это означает, что $\{S_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ образует цепь Маркова с начальным распределением $p_0 = 1, p_1 = p_2 = \dots = 0$ и переходными вероятностями $p_{ij} = \mathbf{P}(X_1 = j - i), i, j \in \mathbb{Z}$, т.е.

$$p_{ij} = \begin{cases} p, & j = i + 1; \\ q, & j = i - 1; \\ 0, & j \notin \{i - 1, i + 1\}. \end{cases} \quad (9)$$

Таким образом, марковская цепь (иногда говорят “движущаяся частица”) совершает переходы только в соседние состояния, причем переход направо совершается с вероятностью p , а налево – с вероятностью q .

б) *Случайное блуждание с отражением* в точке 0. В отличие от прошлого примера предположим, что частица стартует из точки $l \in \mathbb{N}$. Переходные вероятности p_{ij} при $i \in \mathbb{N}$ имеют вид (9). Но попав в состояние 0, частица в следующий целый момент времени либо переходит в состояние 1 с вероятностью p , либо остается в состоянии 0 с вероятностью q . Следовательно,

$$p_{0j} = \begin{cases} p, & j = 1; \\ q, & j = 0; \\ 0, & j \notin \{0, 1\}. \end{cases}$$

Множеством возможных состояний является \mathbb{N}_0 . Матрица переходных вероятностей имеет вид

$$P = \begin{pmatrix} q & p & 0 & 0 & 0 & \dots \\ q & 0 & p & 0 & 0 & \dots \\ 0 & q & 0 & p & 0 & \dots \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \dots \end{pmatrix}$$

(первым состоянием в \mathbb{N}_0 является нуль, вторым – единица и т.д.).

в) *Случайное блуждание с поглощением* в точке 0. В отличие от прошлого примера частица, попав в состояние 0, остается там навсегда. Итак, переходные вероятности p_{ij} при $i \in \mathbb{N}$ имеют вид (9), но $p_{00} = 1$ и $p_{0j} = 0$ при $j \neq 0$. Множеством возможных состояний является \mathbb{N}_0 . Матрица переходных вероятностей имеет вид

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ q & 0 & p & 0 & 0 & \dots \\ 0 & q & 0 & p & 0 & \dots \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \dots \end{pmatrix}.$$

г) *Стохастически рекурсивная последовательность*. Пусть X_1, X_2, \dots – последовательность независимых одинаково распределенных случайных величин. Пусть или $S = \{1, 2, \dots, m\}$, где $m \in \mathbb{N}$, или $S = \mathbb{N}_0$. Пусть f – измеримое отображение $S \times \mathbb{R}$ в S . Положим при $n \in \mathbb{N}_0$

$$\xi_{n+1} = f(\xi_n, X_{n+1}),$$

при этом будем считать, что ξ_0 является случайной величиной, принимающей значения в S , причем ξ_0 и последовательность $\{X_n\}$ независимы.

Оказывается, последовательность $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ является марковской цепью. Действительно, при $i_0, \dots, i_{k+1} \in S, k \in \mathbb{N}_0$

$$\begin{aligned} & \mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k) = \\ & = \mathbf{P}(f(\xi_k, X_{k+1}) = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k) = \\ & = \mathbf{P}(f(i_k, X_{k+1}) = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k). \end{aligned}$$

Произошло или нет событие $\{\xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k\}$, целиком и полностью определяется значениями случайных величин ξ_0, X_1, \dots, X_k , поэтому это событие не зависит от случайной величины X_{k+1} . Следовательно,

$$\mathbf{P}(f(i_k, X_{k+1}) = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k) = \mathbf{P}(f(i_k, X_{k+1}) = i_{k+1}).$$

Итак,

$$\mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k) = \mathbf{P}(f(i_k, X_{k+1}) = i_{k+1}). \quad (10)$$

Аналогично

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_k = i_k) &= \mathbf{P}(f(\xi_k, X_{k+1}) = i_{k+1} \mid \xi_k = i_k) = \\ &= \mathbf{P}(f(i_k, X_{k+1}) = i_{k+1} \mid \xi_k = i_k) = \mathbf{P}(f(i_k, X_{k+1}) = i_{k+1}). \end{aligned} \quad (11)$$

Из соотношений (10), (11) следует, что

$$\mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_0 = i_0, \dots, \xi_k = i_k) = \mathbf{P}(\xi_{k+1} = i_{k+1} \mid \xi_k = i_k),$$

что и требовалось доказать.

Задача. Представьте марковские цепи из примеров а), б) и в) в виде стохастически рекурсивных последовательностей.