## Теория вероятностей. Лекция двадцать пятая Марковские очереди

Дмитрий Валерьевич Хлопин glukanat@mail.ru

Институт математики и механики им. Н.Н.Красовского

24.04.2019



# Стационарные марковские цепи с конечным числом состояний

Пусть у случайного процесса  $X_t$  время дискретно  $(t \in \mathbb{N} \cup \{0\})$ , конечное число значений  $\{1,2,\ldots,r\}$  и выполнено свойство Маркова

$$\mathbb{P}(X_{t+1}|X_t, X_{t-i_1}, \dots, X_{t-i_n}) = \mathbb{P}(X_{t+1}|X_t),$$

и вероятности  $\mathbb{P}(X_{t+1}|X_t)$  не зависят от t.

**Теорема.** Распределения  $\mu_t \stackrel{\triangle}{=} (\mathbb{P}(X_t = 1), \dots, \mathbb{P}(X_t = r))$  связаны через матрицу переходов

$$Q = (q_{ij})_{i,j=1,\dots,r} \stackrel{\triangle}{=} (\mathbb{P}(X_k = j | X_{k-1} = i))_{i,j=1,\dots,r}$$

$$\mu_1 = \mu_0 Q, \ \mu_k = \mu_{k-1} Q, \ \mu_k = \mu_0 Q^k \quad \forall k \in \mathbb{N}.$$

### Эргодичность

**Определение.** Стохастическая матрица  $Q = (q_{ij})_{i,j=1,2,...,r}$  называется эргодической, если все её элементы положительны

**Теорема.** Пусть матрица переходов Q эргодична. Тогда найдется такая строка  $\mu_*$ , что  $\mu_*Q=\mu_*$  и распределения  $\mu_0Q^n$  сходятся к  $\mu_*$  для любого начального распределения  $\mu_0$ ; в частности, других стационарных распределений, помимо  $\mu_*$ , у нее нет.

Для доказательства потребуется почти очевидный:

Принцип Банаха. Если в полном метрическом пространстве  $\mathbb Y$  с метрикой d, оператор  $A: \mathbb Y \to \mathbb Y$  сжимающий (для некоторого  $\beta \in (0,1)$   $d(Ax_1,Ax_2) \leq \beta d(x_1,x_2)$ ), то существует единственный элемент  $x_* \in \mathbb Y$  такой, что  $Ax_* = x_*$ , причем  $d(A^kx,x_*) \to 0$  при  $k \to \infty$ , более того  $d(A^kx,x_*) \leq \beta^k d(x,x_*)$ .

#### Доказательство

Обозначим  $a^+\stackrel{\triangle}{=} \max\{a,0\},\ a^-\stackrel{\triangle}{=} \min\{a,0\}$  для всех  $a\in\mathbb{R}$ . Достаточно доказать, что в некоторой метрике оператор  $p\mapsto pQ$  сжимающий. Введем метрику d на  $\{(p_1,\ldots,p_r)\,|\, p_1,\ldots p_r\geq 0, p_1+\ldots+p_r=1\}$  по правилу: для всех  $p'=(p'_1,\ldots,p'_r),\ p''=(p''_1,\ldots,p''_r)$ 

$$d(p',p'') \stackrel{\triangle}{=} \frac{1}{2}(|p'_1-p''_1|+\ldots+|p'_r-p''_r|) = \sum_i (p'_i-p''_i)^+.$$

По условию найдется  $\alpha>0$  такое, что  $q_{ij}\geq \alpha$  для всех i,j. Пусть J- множество тех j, для которых элемент  $(p'Q-p''Q)_j$  положителен. Заметим, что J не может содержать все индексы. Следовательно,  $\sum_{j\in J}q_{ij}\leq 1-\alpha$ .

Имеем, что

$$d(p'Q, p''Q) = \sum_{i \in J} \sum_{i} q_{ij} (p'_i - p''_i) \le \sum_{i} (p'_i - p''_i)^+ \sum_{i \in J} q_{ij} \le (1 - \alpha) d(p', p'').$$

Осталось сослаться на принцип Банаха.



#### Закон больших чисел для конечной марковской цепи

Введем случайные величины:

 $u_i^n$ , равная числу моментов  $t \in \{1,\dots,n\}$  таких, что  $X_t = i$ , и  $u_{ij}^n$ , равная числу моментов  $t \in \{1,\dots,n\}$  таких, что  $X_{t-1} = i$ ,  $X_t = j$ . **Теорема**. Пусть у марковской цепи переходная матрица  $Q = (q_{ij})_{i,j=1,2\dots,r}$  эргодична, а  $\pi = (\pi_i)_{i=1,2\dots,r}$  — стационарное распределение, тогда  $\frac{\nu_i^n}{n} \stackrel{P}{\to} \pi_i, \frac{\nu_{ij}^n}{n} \stackrel{P}{\to} \pi_i q_{ij}$ , то есть для всех  $\varepsilon > 0$ 

$$\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}\left(\left|\frac{\nu_{i}^{n}}{n} - \pi_{i}\right| \geq \varepsilon\right) = 0, \qquad \lim_{n\to\infty} \mathbb{P}\left(\left|\frac{\nu_{ij}^{n}}{n} - \pi_{i}q_{ij}\right| \geq \varepsilon\right) = 0.$$

Подумать: без условия эргодичности теорема, вообще говоря, неверна. Подумать: единственности стационарного распределения также недостаточно.

Подумать: в последующем доказательстве много арифметики, сумм и т.п., но напрямую конечность матрицы Q (как и эргодичность) нигде не используется, значит условие ослабить можно...

Докажем  $\frac{\nu_i^n}{n} \xrightarrow{P} \pi_i$ , случай  $\frac{\nu_{ij}^n}{n} \xrightarrow{P} \pi_i q_{ij}$  аналогичен.

Введем  $\chi_i^t \stackrel{\triangle}{=} 1_{X_{t=i}}$ . Теперь  $\nu_i^n = \sum_{t=1}^n \chi_i^t$ .

Пусть  $q_{li}^{(t)}$  — вероятность того, что  $X_t$  = i при условии  $X_0$  = l.

Тогда  $Q^t = (q_{ij}^{(t)})_{i,j=1,\dots,r}.$  Согласно предыдущей теореме имеем, что

 $q_{li}^{(t)}=\pi_i+eta_{li}^t$ ,  $\mathbb{E}\chi_i^t=\sum_{l=1}^r p_l q_{li}^{(t)}=\pi_i+d_i^t$ , где  $|eta_{li}^t|,|d_i^t|\leq c\lambda^t$  для некоторых положительных  $\lambda<1,c>1$ .

Откуда,  $\mathbb{E}\chi_i^t o \pi_i$ ,  $\mathbb{E}\nu_i^t/n o \pi_i$ , и для всех натуральных  $t_1,t_2$   $(t_1 < t_2)$ 

$$q_{li}^{(t_1)}q_{ii}^{(t_2-t_1)} - \mathbb{E}\chi_i^{t_1}\mathbb{E}\chi_i^{t_2} \leq (\pi_i + \beta_{li}^{t_1})(\pi_i + \beta_{ii}^{t_2-t_1}) - (\pi_i + d_i^{t_1})(\pi_i + d_i^{t_2})$$

$$\leq |\beta_{li}^{t_1}| + |\beta_{ii}^{t_2-t_1}| + |d_i^{t_1}| + |d_i^{t_2}| + |\beta_{li}^{t_1}\beta_{ii}^{t_2-t_1}| + |d_i^{t_1}d_i^{t_2}|$$

$$\leq 3c^2(\lambda^{t_1} + \lambda^{t_2-t_1}).$$

Оценим  $D 
u_i^n$ . Имеем, из  $u_i^n = \sum_{t=1}^n \chi_i^t$ ,  $\mathbb{E} \chi_i^t = \sum_{l=1}^r p_l q_{li}^{(t)}$ 

$$D\nu_{i}^{n} = \mathbb{E}\left(\sum_{t=1}^{n} (\chi_{i}^{t} - \mathbb{E}\chi_{i}^{t})\right)^{2}$$

$$= \sum_{t=1}^{n} \mathbb{E}(\chi_{i}^{t} - \mathbb{E}\chi_{i}^{t})^{2} + 2\sum_{t_{1} < t_{2}} \mathbb{E}(\chi_{i}^{t_{1}} - \mathbb{E}\chi_{i}^{t_{1}})(\chi_{i}^{t_{2}} - \mathbb{E}\chi_{i}^{t_{2}})$$

$$\leq n + 2\sum_{t_{1} < t_{2}} \sum_{l=1}^{r} p_{l} \left(q_{li}^{(t_{1})} q_{ii}^{(t_{2}-t_{1})} - \mathbb{E}\chi_{i}^{t_{1}} \mathbb{E}\chi_{i}^{t_{2}}\right)$$

$$\leq n + 6c^{2} \sum_{t_{1} < t_{2}} \sum_{l=1}^{r} p_{l} (\lambda^{t_{1}} + \lambda^{t_{2}-t_{1}})$$

$$\leq n + 6c^{2} \sum_{t_{1}} \left(n\lambda^{t_{1}} + \frac{\lambda}{1-\lambda}\right) \leq n + \frac{6c^{2}n\lambda}{1-\lambda}.$$

Теперь для каждого  $\varepsilon > 0$  применим неравенство Чебышева:

$$\mathbb{P}\left(\left|\frac{\nu_i^n}{n} - \pi_i\right| \ge \varepsilon\right) \le \mathbb{P}\left(\left|\nu_i^n - \mathbb{E}\nu_i^n\right| \ge \varepsilon n\right) \le \frac{D\nu_i^n}{\varepsilon^2 n^2} \le \frac{1 + \frac{6c^2\lambda}{1-\lambda}}{\varepsilon^2 n} \to 0.$$

#### Марковские цепи с непрерывным временем

Пусть  $t \in [0, +\infty)$  — непрерывное время,  $X_t$  принимает значения в  $\{1, \ldots, r\}$ .

Случайный процесс  $X_t$  называется марковской цепью с непрерывным временем (марковской очередью), если для всех  $t_1 < t_2 < \ldots < t_n < \tau$  и всех  $i_1,\ldots,i_n,j\in\{1,\ldots,r\}$ 

$$\mathbb{P}(X_{\tau} = j | X_{t_n} = i_n, X_{t_{n-1}} = i_{n-1}, \dots, X_{t_1} = i_1) = \mathbb{P}(X_{\tau} = j | X_{t_n} = i_n).$$

Пусть  $P(t_1,t_2)=(p_{ij}(t_1,t_2))_{i,j=1,\dots,r}$  при  $t_2>t_1$ , где  $p_{ij}(t_2,t_1)=\mathbb{P}(X_{t_2}=j|X_{t_1}=i).$  Тогда  $P(t_1,t_3)=P(t_1,t_2)P(t_2,t_3)$  при  $t_3>t_2>t_1$  в силу

$$p_{ij}(t_1, t_3) = \mathbb{P}(X_{t_3} = j | X_{t_1} = i) = \sum_{l=1}^r p_{il}(t_1, t_2) p_{lj}(t_2, t_3).$$



#### Однородные марковские цепи

В дальнейшем мы сосредоточим свое внимание на однородных марковских цепях.

Марковская цепь называется однородной, если  $P(t_1, t_2)$  зависит лишь от разности  $t_2 - t_1$ .

Всюду далее рассматриваем однородные цепи. Потому переобозначим P, всюду вместо  $P(t_1,t_2)$  будем писать  $P(t_2-t_1)$ . Тогда получим полугруппу  $\{P(t)|t\in[0,\infty)\}$  в силу

$$P(\tau_1 + \tau_2) = P(\tau_1)P(\tau_2), P(0) = I;$$

здесь  $I=(\delta_{ij})_{i,j=1}^r$ , где  $\delta_{ij}=1$  при i=j, и 0 в противном случае. Подумать: отображение P может оказаться разрывным, может оказаться непрерывным, но недифференцируемым (1 балл за каждый).

#### Стационарное распределение

Также, как и в случае дискретного времени, можно ввести понятие стационарного распределения.

Распределение вероятностей  $\pi = (\pi_1, \dots, \pi_r)$  называется стационарным, если  $\pi P(t) = \pi$  для всех t.

Теорема Стационарное распределение у однородной цепи с непрерывной (по t) матрицей P всегда существует.

Доказательство первое. Свести к случаю дискретного времени с шагом

1/n и перейти к пределу.

Доказательство второе. [С-но; 0,5 баллов] Заметить, что сумма элементов матрицы P(t) – I равна нулю, она вырождена, то есть для собственного числа, равного 1, матрица P(t) имеет собственный вектор-строку  $\pi(t)$ . Осталось убедиться, что эта строка распределение, и устремить  $t = 1/n \downarrow 0$ .

#### Генератор полугруппы

Положим  $Q=(q_{ij})_{i,j=1,\dots,r}$ , где  $q_{ij}=\lim_{t\downarrow 0}\frac{p_{ij}(t)-\delta_{ij}}{t}$ . Матрицу Q называют матрицей Колмогорова или инфинитезимальной матрицей переходных вероятностей.

Отметим свойства матрицы Колмогорова (если эти пределы существуют).

**Предложение.** Пусть матрица Q — матрица Колмогорова. Тогда

- $lack q_{ij} \geq 0$  для  $i \neq j$ ; [следует из  $rac{p_{ij}(t)}{t} o q_{ij}$  для  $i \neq j$  и неравенства  $p_{ij}(t) \geq 0$ .]
- $\sum_{j} q_{ij} = 0;$  [достаточно продифференцировать равенство  $p_{i1}(t) + \ldots + p_{ir}(t) = 1$ ].
- lacksquare [C-но; 0,5 баллов] распределение  $\pi$  стационарно тогда и только тогда, когда  $\pi Q$  = 0.



#### Уравнение Колмогорова

**Предложение.** Если все пределы в определении Q существуют, то P(t) дифференцируема во всех точках и выполнены равенства

$$\frac{dP(t)}{dt}$$
 =  $P(t)Q$  (прямое уравнение Колмогорова),

$$\frac{dP(t)}{dt}$$
 =  $QP(t)$  (обратное уравнение Колмогорова).

Подумать: оказалось, что мы можем найти все вероятности (и в прошлом тоже!), решая линейное дифуравнение, простейший объект. Более того,

решение уравнения Колмогорова может быть найдено как  $P(t) = \exp(tQ)$ , где  $\exp(A)$  — матричная экспонента:

$$\exp(A) = I + A + \frac{1}{2}A^2 + \frac{1}{3!}A^3 + \dots + \frac{1}{n!}A^n + \dots$$

Подумать: подставьте, заодно проверите почему ряд сходится...

#### Доказательство предложения

Для дифференцируемости P(t) справа заметим, что из  $P(t+h) = P(t) \cdot P(h) \cdot P(h)$ 

$$P(t+h) - P(t) = P(t)(P(h) - I)$$
 следует

$$\lim_{h\downarrow 0} \frac{P(t+h)-P(t)}{h} = P(t)\lim_{h\downarrow 0} \frac{P(h)-I}{h} = P(t)Q,$$

Переходя к пределу при  $h \downarrow 0$  в

$$P(t-h) - P(t) = -P(t-h)(P(h)-I) \to 0$$
, помимо  $P(t-h) \to P(t)$ , имеем дифференцируемость слева:

$$\lim_{h\downarrow 0} \frac{P(t-h) - P(t)}{-h} = \lim_{h\downarrow 0} P(t-h) \lim_{h\downarrow 0} \frac{P(h) - I}{h} = P(t)Q.$$

Прямое уравнение Колмогорова показано.

Аналогично,

$$\lim_{h \downarrow 0} \frac{P(t+h) - P(t)}{h} = \lim_{h \downarrow 0} \frac{P(h) - I}{h} \cdot P(t) = QP(t),$$

$$\lim_{h \downarrow 0} \frac{P(t-h) - P(t)}{h} = \lim_{h \downarrow 0} \frac{P(h) - I}{h} \lim_{h \downarrow 0} P(t-h) = QP(t).$$



# Стационарная марковская цепь из уравнения Колмогорова. Доппостроения

Пусть даны  $P(t) = \exp(tQ)$ ,  $p^0$  — некоторое начальное распределение. Определим случайные величины  $\xi$ ,  $\tau_i^n$  и  $\eta_i^n$ ,  $i \in \{1,\dots,r\}$ ,  $n \in \mathbb{N}$  правилами.

- **①**  $\xi$  принимает значения  $\{1, ..., r\}$  в силу  $p^0$ ;
- $\bullet$   $\tau_i^n$  случайная величина на  $[0,\infty)$  с распределением  $Exp(-q_{ii})$ ;
- ullet все случайные величины  $\xi$ ,  $au_i^n$  и  $\eta_i^n$  независимы.

Здесь  $\xi$  определяет начальное состояние,  $\tau_i^n$  и  $\eta_i^n$  — время от (n-1)-го до n-го прыжка и состояние после n-го прыжка, если после (n-1)-го прыжка было состояние i,

# Стационарная марковская цепь из уравнения Колмогорова. Формулировка

Положим  $\xi^0 \stackrel{\triangle}{=} \xi$ ,  $\theta^0 \stackrel{\triangle}{=} 0$ , а затем, если  $\xi^{n-1}$  и  $\theta^{n-1}$  построены, примем:

$$\theta^n \stackrel{\triangle}{=} \theta^{n-1} + \tau^n_{\xi^{n-1}}, \ \xi^n = \eta^n_{\xi^{n-1}}.$$

**Предложение**  $[1 \ {\rm балл}]$  Случайный процесс  $X_t$ , заданный правилами  $X_t \stackrel{\triangle}{=} \xi^{n-1}$  при  $t \in [\theta^{n-1}, \theta^n)$ , является однородной марковской цепью с непрерывным временем с начальным распределением  $p^0$  и матрицей переходов  $P(t) = \exp(tQ)$ .

#### Пример. Постановка

Предположим, что у нас есть r устройств (серверов), каждый из которых может обработать не более одного запроса. Если все серверы загружены, запрос не обрабатывается (никогда), запросы поступают независимо. Вероятность поступления каждого запроса определяется экспоненциальным распределением с параметром  $\lambda$ , время обработки запроса также случайно и распределено экспоненциально с параметром  $\mu$ . Серверы также независимы.

В качестве моделирующей марковской цепи выберем цепь, в которой  $X_t$  равно количеству занятых серверов, т.е.  $X_t \in \{0,1,\ldots,r\}$ . Заметим, что если все серверы свободны, то вероятность того, что придет запрос, распределена экспоненциально с параметром  $\lambda$ , если i серверов заняты, то вероятность того, что хоть один сервер освободится, распределена также экспоненциально с параметром  $i\mu$ .

#### Пример. Матрица Колмогорова

Получаем матрицу Колмогорова  $(Q = (q_{ij})_{i,j=0,\dots,r})$ 

с еще не найденными  $\gamma(i)$ . Воспользовавшись  $\sum_i q_{ij}$  = 0, имеем

### Пример. Стационарное распределение

решая  $\pi Q = 0$ , имеем  $\pi = C(1, \lambda/\mu, \lambda^2/2\mu^2, \lambda^3/6\mu^3, \ldots, \lambda^{r-1}/(r-1)!\mu^{r-1}, \lambda^r/r!\mu^r)$ . Тогда для единственного стационарного распределения  $\pi_i = \frac{(\lambda/\mu)^i/i!}{\sum_{i=0}^r (\lambda/\mu)^j/j!}$ .

#### На пять минут...

- 1. Привести пример регулярного и нерегулярного семейства распределений (см. формулировку неравенства Рао-Крамера).
- 2. Пусть  $X_k$  независимы и принимают значения 1,-1 с вероятностью 1/2 каждое. Можно ли утверждать, что последовательность случайных величин  $X_0, \frac{X_1+X_0}{2}, \frac{X_2+X_1}{2}, \frac{X_3+X_2}{2}, \dots$  марковская? Аналогичный вопрос про  $X_0, X_1X_0, X_2X_1X_0, X_3X_2X_1X_0, \dots$