

# Предельная теорема для марковской цепи с несимметричными вероятностями перехода

Ахан Исмаилов

November 2022

## 1 Постановка задачи

Рассматривается марковская цепь (случайное блуждание) с несимметричными вероятностями перехода на одно состояние вверх или на одно состояние вниз, где  $s$  состояние цепи, а  $p(s)$  - неубывающая функция, имеющая следующие свойства:

(1)

$$\begin{aligned} p(0) &= 1/2. \\ p'(0) &= a > 0. \\ p''(0) &\text{ - существует.} \end{aligned}$$

Пусть  $r$  - параметр масштаба доступных состояний, тогда  $p_r(s)$  вероятность перехода из состояния  $s$  в  $s - 1$ , которая задается как  $p_r(s) = p(rs)$ . Вероятность перехода из  $s$  в  $s + 1$  равна соответственно  $1 - p_r(s)$ .

## 2 Предельная теорема

Пусть  $\pi_s$  стационарные вероятности нашего процесса. И  $s$  имеет (дискретную) плотность  $\pi_s$ . Тогда:

(2)

$$s \cdot 2\sqrt{ar} \rightarrow N(0, 1), \text{ при } r \rightarrow 0_+$$

(сходимость к нормальному по распределению)

## 3 Доказательство

Пусть,

$$\sigma = 1/\sqrt{4ar}$$

Давайте рассматривать такие состояния, что:  
(3)

$$|s| < 3\sqrt{1/(4ar)} = 3\sigma.$$

То есть, те которые находятся в  $3\sigma$  интервале.

Также из условия (1) на  $p(s)$ .

$$p(x) = 1/2 + ax + O(x^2)$$

Значит,

$$p_r(s) = 1/2 + ars + O((rs)^2)$$

По формулам стационарных вероятностей у таких цепей, имеем также следующее соотношение:  
(4)

$$\pi_{s+1} = \frac{1-p_r(s)}{p_r(s+1)} \cdot \pi_s$$

Пусть  $s \geq 0$ , тогда из (2)

$$\frac{1-p_r(s)}{p_r(s+1)} < 1$$

То есть монотонность,

$$\pi_{s+1} \leq \pi_s.$$

Также,

$$\ln(\frac{1}{2} + x) = -\ln 2 + 2x + O(x^2)$$

Взяв  $\ln$  (4) имеем: (5)

$$\begin{aligned} \ln \pi_{s+1} &= \ln[1 - p_r(s)] - \ln[p_r(s+1)] + \ln \pi_s = \\ &= \ln[\frac{1}{2} - ars + O((rs)^2)] - \ln[\frac{1}{2} + ar(s+1) + O((rs)^2)] + \ln \pi_s = \\ &= -2ars - 2ar(s+1) + O((rs)^2) + \ln \pi_s = -2ar(2s+1) + O((rs)^2) + \ln \pi_s \end{aligned}$$

Давайте, выразим все стационарные вероятности через нулевое. Применяя (5) многократно.

$$\ln \pi_s = -2ars^2 + O(r^2s^3) + \ln \pi_0 = -s^2/(2\sigma^2) + O(r^{0.5}) + \ln \pi_0$$

Значит, для  $|s| \leq 3 \cdot \sigma$

$$\pi_s = \text{const} \cdot e^{-s^2/(2 \cdot \sigma^2)} \cdot e^{O(r^{0.5})} = \text{const} \cdot e^{-s^2/(2 \cdot \sigma^2)} \cdot (1 + O(r^{0.5}))$$

То есть, вид такой же как и у плотности нормального распределения. А остальные  $s > 3\sigma$ , из за монотонности  $\pi_s$  незначительно маленькие и не будут влиять на сходимость. Для  $\pi_s$  при  $s < 0$  выводится аналогично.

## 4 Численные расчеты

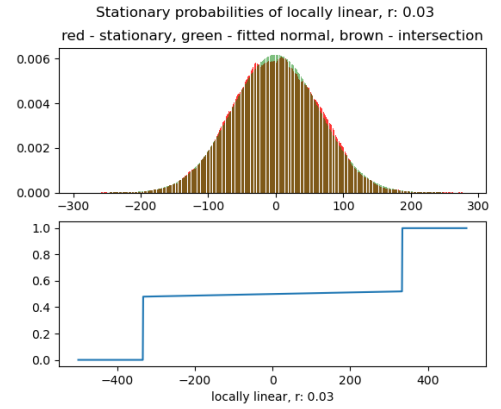
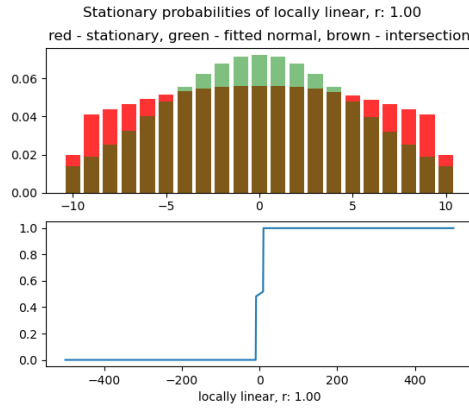
Давайте проведем численные расчеты чтобы проверить наш факт. Мы выведем наши стационарные вероятности как частоты нахождения в состояниях. Мы проводим численный расчет, зная что  $p_r(s)$ ,  $1 - p_r(s)$  это вероятности переходов в соседние состояния. И делаем таких  $10^7$  итераций. То есть в каждом состоянии, мы бросаем монетку и выбираем идем направо или налево. Красный цвет, вычисленные стационарные вероятности, зеленым цветом я нарисовал нормальное распределение со средним и дисперсией как у полученных данных. То есть, если данные являются нормальным распределением, то красный цвет полностью совпадет с зеленым. Их пересечение, на графике выглядит коричневым цветом.

График слева, локально линейная функция,

$$\begin{aligned} p(s) &= s/500 + 1/2, \text{ если } |s| < 10 \\ p(s) &= 1, \text{ если } s \geq 10 \\ p(s) &= 0, \text{ если } s \leq -10 \end{aligned}$$

График справа, функция,

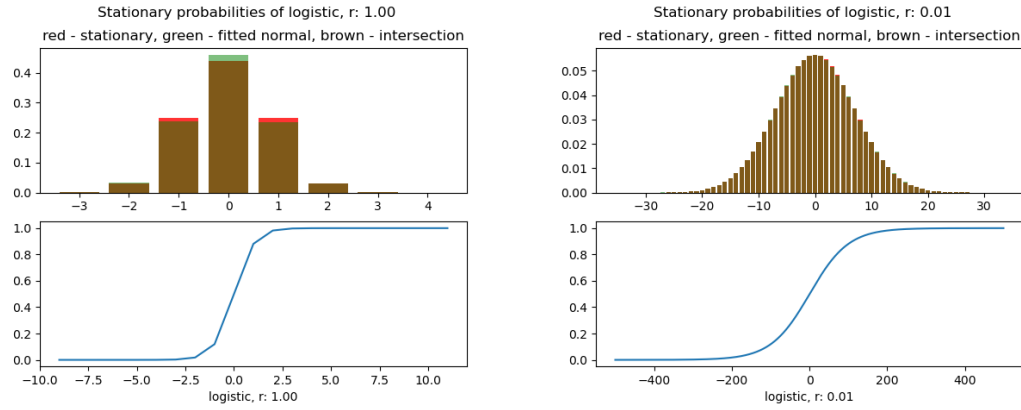
$$p_r(s) = p(0.03 \cdot s)$$



Логистическая функция

График слева:  $p(s) = e^s / (e^s + e^{-s})$

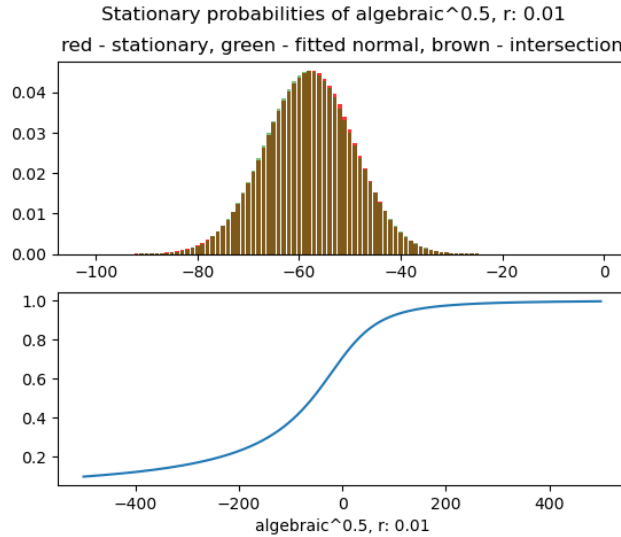
График справа:  $p_r(s) = p(0.01 \cdot s)$



Случай когда значение функции принимает значение  $1/2$ , не в точке ноль.  
Факт все еще верен, но лишь среднее значение теперь тоже не нулевое.

$$p(s) = [(1 + s/\sqrt{1 + s^2})/2]^{0.5}$$

$$p_r(s) = p(0.01 \cdot s)$$



## 5 Возможные обобщения / комментарий

Нам не обязательно чтобы функция  $p(s)$ , проходила через значение  $1/2$ , в нуле. По численным расчетам видно что это работает и в общем случае.

Заметим, что мы можем обобщить на непрерывную марковскую цепь, заменив вероятности перехода на частоты. Среднее нахождение в состоянии это

сумма  $p(s) + (1 - p(s)) = 1$ . Если же домножить интенсивности на произвольное число, то есть интенсивности переходов сделать  $\lambda_s \cdot p(s)$ ,  $\lambda_s \cdot (1 - p(s))$ . То, я думаю что, стационарные вероятности в позиций  $s$ , лишь домножиться на  $1/\lambda_s$ , в то время как пропорция между остальными останется неизменной.

Интуиция доказательства. Заметим что для нашего доказательства мы сделали предположение что функция аппроксимируется линейной около точки нуля. И для нее у нас все верно. А то, что мы вводили  $p_r(s)$ , то есть растягивали наш график, мы получаем увеличивали регион в котором наша функция примерно линейная, в то время, существенные вероятности находятся лишь в  $3\sigma$  интервале, а этот интервал увеличивается с более медленной скоростью. Поэтому, и верна наша теорема.

## 6 Применения

Я заметил этот факт когда моделировал свою позицию в алгоритме маркет мейкинга. Маркет мейкинг это когда мы стараемся и покупать и продавать акции, зарабатывая на разнице. Примерно так работают обменные пункты валют. Там алгоритмы которые это делают стараются держать свою позицию (количество акции) около нуля. Таким образом они тоже как в нашем процессе ходят  $+1/-1$ . Но когда позиция выше нуля, они чаще стараются продавать. И когда позиция меньше нуля чаще покупать, чтобы не иметь риск связанный со своей позицией. И как раз, функция вероятностей переходов описывается монотонной функцией сигмоидного типа  $p(s)$ . Где при больших  $s$ , вероятность продажи около единицы. При маленьких, около нуля. Взять к примеру статью Стоикова [1]. Там  $p(s)$  логистическая функция, которую я тоже просимулировал и включил графики. Причем  $p(s)$ , у них появляется второстепенно, от цен покупок и продаж которые ставятся, а также от моделирования маркет ордеров на рынке, то есть частоты того как часто нас будут исполнять на соответственных выставленных ценах.

И таким образом мой факт поможет определять частоты того что маркет мейкер имеет позицию  $s$ . Что также поможет считать риск стратегий в явном виде.

## 7 Заключение

Некоторые технические моменты нужно подправить. Где то формализовать.

(1) <https://www.math.nyu.edu/~avellane/HighFrequencyTrading.pdf>