



北京師範大學

数学科学学院

Beijing Normal University • School of Mathematical Sciences

The hitting times for Markov chains

毛永华

北京师范大学

2019年7月11-15日

@

母校-吉林大学

15th Workshop on Markov Processes and Related Topics

缘起：敬祝严士键先生九秩华诞！

很高兴回到七年(1986-1993)的母校——吉林大学

严士键先生 1992 年来吉林大学开一个短课，讲的是当时热门的无穷维粒子系统. 于是 1993 年从吉大硕士毕业后投考北师大博士，来师大后归于陈木法老师麾下，并一直伴其左右. 其时，无穷维粒子系统虽然热的发烫，物极必反，渐趋强弩之末. 用陈木法老师的话说，其根本问题还得回到有限维，甚至于一维，遂回归 Markov 链. 所幸赶上了所谓“Markov 链的文艺复兴”(Diaconis 语). 更重要的是，这是陈老师的根据地，不愁没饭吃. 聊以自慰，在这一广袤的根据地上，占住一个小山包，开垦出一小片自留地：在平稳性之外，研究非常返性，拟平稳性. 特别是最近关于非对称 Markov 链所展开的研究. 戏言是与陈老师“唱对台戏”，因为陈老师最近的一个得意工作是做出复矩阵的可配称性判定，及其特征值的算法. 其实，遍历性与非常返性，对称性和非对称性，都如同一枚硬币的正反面一样，是相反相成的.

- 1 平稳性
- 2 衰减性
- 3 切断 (cutoff)
- 4 非对称性

- 可数状态空间 E 上的离散时间或连续时间 Markov 链 X_t .
- 离散时间 Markov 链有不可约非周期的转移概率矩阵 $P = (p_{ij})$, 以及 n 步转移概率矩阵 $P^n = (p_{ij}^{(n)}), t = 0, 1, 2, \dots$.
- 连续时间 Markov 链 (跳过程) 有 Q 矩阵 $Q = (q_{ij})$, 其最小过程为 $P(t) = (p_{ij}(t)), t \geq 0$.
- 根本目标是极限

$$\lim_{t \rightarrow \infty} p_{ij}(t) = ?$$

和相关问题.

- 可配称:

$$\pi_i p_{ij} = \pi_j p_{ji}, \quad \pi_i > 0.$$

可逆: 可配称且 $\sum_i \pi_i = 1$.

首中时和回返时

- 首中时:

$$\tau_j = \inf \{t \geq 0 : X_t = j\};$$

- 回返时:

$$\tau_j^+ = \inf \{t > \text{第一次跳} : X_t = j\},$$

其分布(列)记为 $f_{ij}(n) = \mathbb{P}_i[\tau_j^+ = n]$ (离散时间) 或 $f_{ij}(t) = \mathbb{P}_i[\tau_j^+ \leq t]$ (连续时间).

- 基本引理:

$$p_{ij}(t) = \int_{[0,t]} p_{jj}(s) df_{ij}(t),$$

其 Laplace 变换 $P_{ij}(\lambda) = \int_0^\infty e^{-\lambda t} p_{ij}(t) dt$:

$$P_{ij}(\lambda) = \delta_{ij}/(\lambda + q_i) + F_{ij}(\lambda)P_{jj}(\lambda). \quad (\text{连续时间})$$

从而对 $i \neq j$,

$$P_{ij}(\lambda) = \frac{1/(\lambda + q_j)}{1 - F_{jj}(\lambda)}, \quad P_{jj}(\lambda) = \frac{F_{ij}(\lambda)/(\lambda + q_j)}{1 - F_{jj}(\lambda)}.$$

常返性和遍历性

- 让 $\lambda \rightarrow 0$ 得到常返性判定:

$$\int_0^\infty p_{jj}(t) dt = P_{jj}(0) = \infty \Leftrightarrow f_{jj}(\infty) = P_{jj}[\tau_j^+ = \infty] = 0.$$

- 如果常返, 那么 $\lim_{\lambda \rightarrow 0} F_{jj}(\lambda) = 1$, 于是得到遍历性:

$$\pi_j := \lim_{t \rightarrow \infty} p_{jj}(t) = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \lambda P_{jj}(\lambda) = 1/q_j \mathbb{E}_j \tau_j^+.$$

- 初步结论:

$$\lim_{t \rightarrow \infty} p_{jj}(t) = \begin{cases} 0, & \text{非常返或零常返;} \\ \pi_j > 0, & \text{正常返.} \end{cases}$$

- 指数衰减：在 Laplace 变换下关系式

$$P_{jj}(\lambda) = \frac{1/q_j}{1 - F_{jj}(\lambda)}$$

中考虑 $\lambda < 0$ 使得 $F_{jj}(\lambda) < 1$, 即考虑修正的回返时:

$$\tau_j^+ |_{\tau_j^+ < \infty}$$

指数阶矩.

- 受此启发, 可以考虑其他衰减问题: 代数阶衰减, 不同尺度下的衰减.
- 一般状态空间上 Markov 链的衰减的 Lyapunov 判断准则:

毛永华; Song, Yan-Hong: On geometric and algebraic transience for discrete-time Markov chains. Stochastic Process. Appl. 124 (2014)

遍历速度：跳过程

- 从回返时的指数阶矩有限得到速度速度, 即假设

$$\mathbb{E}_j e^{\epsilon \tau_j^+} < \infty.$$

- 对连续时间 Markov 链, 再假设过程可逆:

$$\pi_i q_{ij} = \pi_j q_{ji},$$

那么谱隙 $\lambda_1 \geq \epsilon$, 或者

$$\|P(t) - \pi\|_{L^2(\pi)} \leq e^{-\epsilon t}.$$

- 更多的故事是将单点的首中时 (回返时) 换成一个集合.

毛永华; Xia, LH: Spectral gap for jump processes by decomposition method. Front. Math. China 4 (2009).

遍历速度：离散时间

- 离散时间和连续时间会不一样. 如果假定 P 可逆而且非负定, 那么结论是平行的. 否则, 只假定可逆, 情况大不一样.
- 一个补救方法是先考虑 P^2 (必然非负定), 再回到 P . 于是下面的关系是需要的:
- 令 $\tilde{\tau}_j^+$ ($\tilde{\tau}_j$) 分别是 P^2 的回返时和首中时. 再令 $\tilde{f}_{ij}^{(n)} = \mathbb{P}_i[\tilde{\tau}_j^+ = n]$,

$$\tilde{F}_{ij}(s) = \sum_{n=1}^{\infty} s^{2n} \tilde{f}_{ij}^{(n)}, \quad F_{ij}^{(0)}(s) = \sum_{n=1}^{\infty} s^{2n} f_{ij}^{(2n)}, \quad F_{ij}^{(1)}(s) = \sum_{n=1}^{\infty} s^{2n-1} f_{ij}^{(2n-1)}.$$

则

$$\tilde{F}_{ij}(s) = F_{ij}^{(0)}(s) + F_{ij}^{(1)}(s) F_{jj}^{(1)}(s) \left[1 - F_{jj}^{(0)}(s) \right]^{-1}.$$

- 于是 P 的收敛半径 $\leq 1 / \sup \left\{ s : F_{jj}^{(0)}(s) < 1 \right\} < 1$.

毛永华: Convergence rates for reversible Markov chains without the assumption of nonnegative definite matrices. Sci. China Math. 53 (2010),

- Markov 链 P 的强遍历收敛速度 $\alpha(P)$:

$$\alpha(P) = \inf \left\{ \epsilon \leq 1 : \exists C < \infty \text{ 使得 } \sup_{i \in E} \sum_{j \in E} |p_{ij}^{(n)} - \pi_j| \leq C\epsilon^n \right\}.$$

- 下面的重整化公式将速度速度从指数遍历过渡到强遍历:

$$\sum_{k \in E} |p_{ik}^{(n)} - \pi_k| \leq 2\mathbb{P}_i[\tau_j > n] + \sum_{m=1}^n \sum_{k \in E} |p_{jk}^{(n-m)} - \pi_k| f_{ij}^{(m)},$$

- 对跳过程, 仍然假设 P 可逆且非负定, 那么从

$$\sup_{i \in E} \mathbb{E}_i \tau_j \leq M < \infty$$

导出 $\alpha(P) \leq e^{-1/M}$.

毛永华: Convergence rates in strong ergodicity for Markov processes. Stochastic Process.

Appl. 116 (2006)

拟平稳分布

- 设 Markov 链 X_t 具有生命时 ζ , 其 (拟) 平稳分布 u 定义为:

$$\mathbb{P}_u[X_t = i | t < \zeta] = u_i.$$

如果 $\zeta = \infty$ a.e. 则 u 即是平稳分布. 如果 $\zeta < \infty$ a.e. 则 u 称为拟平稳分布.

- Yaglom 极限 (1947):

$$\mathbb{P}_i[X_t = i | t < \zeta] \rightarrow ?$$

- 一般而言, 不可约的遍历的 Markov 链有唯一的平稳分布; 而对不可约 (非常返) Markov, 其拟平稳分布或者不存在, 或者有唯一一个, 或者无穷多个.
- 三个问题: 存在性与唯一性; 吸引域, 收敛速度.

P. Collet, S. Martinez, J. San Martin, *Quasi-Stationary Distributions*, 2013.

- 若 $R = \infty$, $S = \infty$, 当 $a_0 > 0$ 时, 生命时 ζ (即 -1 的首中时). 在衰减参数 $\lambda_0 > 0$ 的前提下, van Doorn 证明对每个 $0 < x \leq \lambda$, 有一个拟平稳分布.
- 若 $R = \infty$, $S < \infty$, 相应的 Q 过程依然唯一. 当 $a_0 > 0$ 时, van Doorn 证明过程存在唯一的拟平稳分布.
- 如果 $R < \infty$, 即相应的 Q 过程非唯一, 会发生什么?
- 借助于可数状态空间生灭过程的首中时分布的谱表示, 我们证明另外两种边界 ($R < \infty, S \leq \infty$) 下的最小生灭过程具有唯一的拟平稳分布.
- 后三种情况的吸引域和收敛速度问题也容易解决; 第一种知之甚少!
- 找到一类双边生灭过程, 在衰减参数 λ_0 处存在一族拟平稳分布.

Gao, WJ; 毛永华: Quasi-stationary distribution for the birth-death process with exit boundary. J. Math. Anal. Appl. 427 (2015)

毛永华; Mei, TX: Quasi-stationary distribution for a class of bilateral birth-death processes. preprint (2019)

切断 (cutoff)

- 切断 (cutoff) 现象是指一族 Markov 过程在收敛于其平稳态时所发生的切断行为。给定一个遍历的 Markov 链 $P(t) = (p_{ij}(t))$, 具有平稳分布 π . 对任意距离 D , 如果

$$\lim_{t \rightarrow \infty} D(P(t), \pi) = 0,$$

则可以称之为 D 遍历性。

- 当研究的对象是一族 Markov 链, 如 $\mathbb{P}^{(n)}(t), n \geq 1$, 会发生如下的现象。假定 Markov 链 $P^{(n)}(t)$, 各有平稳分布 $\pi^{(n)}$ 。若存在 t_n 使得

$$\lim_{n \rightarrow \infty} D(P^{(n)}(ct_n), \pi^{(n)}) = \begin{cases} 0, & \text{if } c > 1; \\ 1, & \text{if } c < 1. \end{cases}$$

此现象被 Persi Diaconis 称之为切断 (CUTOFF).

Diaconis, P: The cutoff phenomenon in finite Markov chains. Proc. Nat. Acad. Sci. USA 93 (1996)

分离度 (separation) 与随机单调

- D 选取分离度 (separation): $\text{sep}(P(t), \pi) := \sup_{ij}(1 - p_{ij}(t)/\pi_j)$. 如果有停时 T 使得

$$P_i[T > t] = \sup_j(1 - p_{ij}(t)/\pi_j),$$

那么 T 称为最快强平稳时. 我们需要 T 的分布, 或更简单, 因为

$$\text{sep}(P^{(n)}(ct_n), \pi^{(n)}) = P_i[T^{(n)} > ct^{(n)}],$$

所以只需要一阶矩和二阶矩.

- 对于状态空间 $E = \{0, 1, \dots, d\}$ 上的随机单调过程, 强平稳时可以转化为首中时和回返时:

$$\mathbb{E}_0 e^{-\lambda T} = \frac{\lambda P_{0,d}(\lambda)}{\pi_d} = \frac{F_{0,d}(\lambda)}{\pi_d(\lambda + q_d)G_{d,d}(\lambda)},$$

其中 $G_{ij}(\lambda) = \int_0^\infty e^{-\lambda t}(1 - f_{ij}(t))dt$.

毛永华; 张余辉: Separation cutoff for upward skip-free chains. J. Appl. Probab. 53 (2016)

全变差和最优耦合

- D 选取全变差: $\|P(t) - \pi\|_{\text{Var}} = \sup_i \sum_j |p_{ij}(t) - \pi_j|$. 如果有停时 T 使得

$$P_i[T > t] = \sum_j |p_{ij}(t) - \pi_j|,$$

那么 T 称最优耦合时间. 我们同样需要 T 的分布表示给出一阶矩和二阶矩.

- 利用最优耦合的存在性

非对称 Markov 链

- $K = (K_{ij})_{i,j \in V}$ 是转移矩阵, 关于概率测度 π 可逆, 即:

$$K_{ij} \geq 0, \quad \sum_j K_{ij} = 1, \quad \pi_i K_{ij} = \pi_j K_{ji}.$$

- 再令 P 为另一转移矩阵, 以 π 为平稳分布:

$$\sum_i \pi_i P_{ij} = \pi_j.$$

- 一般的, 假定 P 不可逆, 而 K 是 P 的可逆部分:

$$K_{ij} = \frac{1}{2} [P_{ij} + P_{ij}^*], \quad P_{ij}^* = \frac{\pi_j P_{ji}}{\pi_i}.$$

对称 Markov 链：电网络与常返性

- 令 $a_{ij} = \pi_i p_{ij}$ 为电阻率，而 $r_{ij} = 1/a_{ij}$ 为电阻。
- 令 \tilde{f} 下述付出的解：

$$\begin{cases} Pf(i) = f_i, & i \neq a, b; \\ f(a) = 1, f(b) = 0. \end{cases}$$

则 $c_{ij} = a_{ij}(\tilde{f}_i - \tilde{f}_j)$ 即为电流。此即所谓 Ohm 定律。

- 定义电容量 $\text{Cap}_{a,b} = \pi_a P_a[\tau_a^+ > \tau_b]$ 。可逆 Markov 链的 Dirichlet 原理变为

$$\text{Cap}_{a,b} = \inf \left\{ \frac{1}{2} \sum_{ij} a_{ij} (f_j - f_i)^2 : f_a = 1, f_b = 0 \right\}$$

在 \tilde{f} 处达到。此即所谓电学的 Thompson 原理。

Doyle, Snell: Random walks and electric networks

非对称 Markov 链的 Dirichlet 原理

- 令 \tilde{f}^* 为下面对偶过程 P^* 的方程的唯一解:

$$\begin{cases} P^*f(i) = f_i, & i \neq a, b; \\ f_a = 1, f_b = 0. \end{cases}$$

- Gaudillière-Landim(2014) 将 Thompson 原理推广到不可逆情形: 对任意点对 $i \neq j$,

$$\text{Cap}_{a,b} = \inf\{ (f, (I - P)(I - K)^{-1}(I - P)^*f)_\pi : f_a = 1, f_b = 0 \}$$

在 $(\tilde{f} + \tilde{f}^*)/2$ 处达到.

- 而由 $T_{ij} (= \mathbb{E}_i\tau_j + \mathbb{E}_j\tau_i) = 1/\text{Cap}_{ij}$, 得到

$$T_{ij}(P) \leq T_{ij}(K), \quad T_0(P) := \sum_{ij} T_{ij} \leq T_0(K).$$

Gaudillière, A. and Landim, C. A Dirichlet principle for non reversible Markov chains and some recurrence theorems. *Prob. Theory Relat. Fields* 158 (2014)

- Poisson 方程: 令 $L_c = I - e^{-c}P$, 其中 (势) $c \geq 0$. 我们考虑两类广义的 Poisson 方程: 一类是带边界的:

$$\begin{cases} L_c f = \phi, & \text{on } A^c; \\ f = \xi, & \text{on } A \end{cases}$$

另一类是无边界的:

$$L f = \phi - \pi(\phi),$$

其中 π 是平稳分布。

- 对相应的对偶过程, 同样令 $L_c^* = I - e^{-c}P^*$ 和 $L^* = L_0^*$.
- 给出关于

$$D_c(f, f^*) = (L_c f, f^*)_\pi = (f, L_c^* f^*)_\pi$$

的变分公式。

Huang, Lu-Jing; 毛永华: Variational principles of hitting times for non-reversible Markov chains, JMAA, 2018

谢谢!