

DES THÉORÈMES LIMITES POUR UNE MARCHE MARKOVIENNE CONDITIONNÉE À RESTER POSITIVE

Ronan LAUVERGNAT
Université de Bretagne Sud
encadré par le Professeur Ion GRAMA

Journées des probabilités 2015



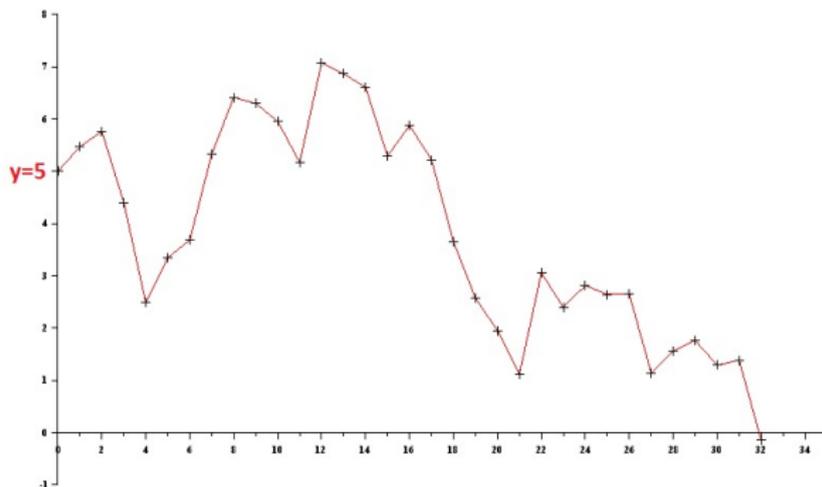
- 1 Les marches aléatoires conditionnées
- 2 Le cas d'une marche Markovienne
 - La récursion stochastique
 - Vers une fonction harmonique
 - Résultats
- 3 Existence de la fonction harmonique
 - Approximation par une martingale
 - Majoration uniforme de l'espérance de la martingale tronquée
 - Conclusion
- 4 Les théorèmes limites
 - Résultats pour le mouvement Brownien
 - Conclusion et perspectives

Présentation de la marche

On désire observer l'évolution d'une population au cours du temps.

- Le point $y > 0$ représente la population initiale.
- On note X_k l'accroissement de la population durant la $k^{\text{ième}}$ année.
- La population totale au temps n est donc

$$y + S_n = y + X_1 + \dots + X_n.$$



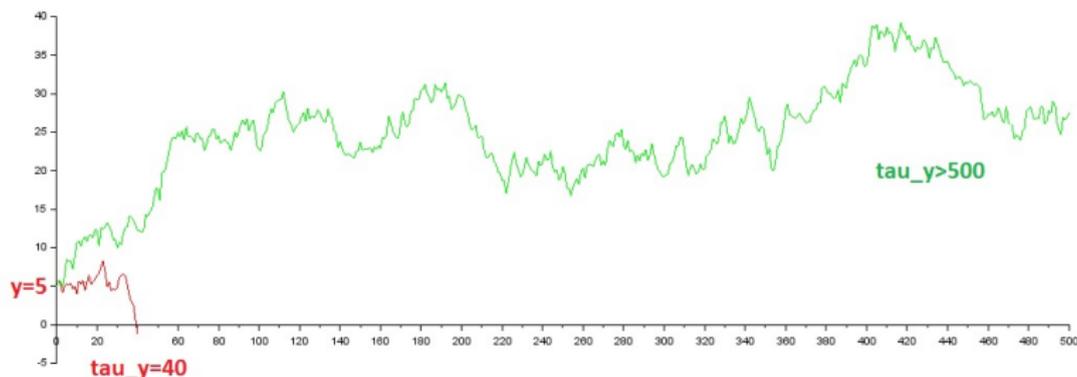
Présentation du temps de sortie

On s'intéresse au premier temps où la population s'éteint :

$$\tau_y := \min\{k \geq 1, y + S_k \leq 0\}.$$

On cherche également à étudier la population sachant qu'elle a survécu :
on regarde $y + S_n$ contre l'événement

$$\{\tau_y > n\} = \{y + S_1 > 0, y + S_2 > 0, \dots, y + S_n > 0\}.$$



Résultats dans le cas i.i.d.

On suppose les accroissements $(X_n)_{n \geq 1}$ i.i.d. et

$$\mathbb{E}(X_1) = 0, \quad \mathbb{E}(X_1^2) = \sigma^2 > 0.$$

Théorème (temps de sortie) [Spitzer, 1960]

Pour tout $y > 0$, il existe une constante $V(y)$ telle que

$$\mathbb{P}(\tau_y > n) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{2V(y)}{\sigma\sqrt{2\pi n}}$$

Théorème (loi limite de la marche conditionnée) [Iglehart, 1974]

Pour tout $y > 0$ et $t > 0$,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\frac{y + S_n}{\sigma\sqrt{n}} \leq t \mid \tau_y > n\right) = 1 - e^{-\frac{t^2}{2}} \quad (\text{loi de Rayleigh}).$$

La récursion stochastique

On ne suppose plus les accroissements indépendants mais définis par récurrence par une transformation affine. Pour tout $n \in \mathbb{N}$,

$$X_{n+1} = a_{n+1}X_n + b_{n+1},$$

avec les $(a_n, b_n)_{n \geq 1}$ i.i.d.

La suite $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une chaîne de Markov et $y + S_n = y + X_1 + \dots + X_n$ est alors ce que l'on appellera une marche Markovienne.

On notera $x \in \mathbb{R}$ le point de départ de cette chaîne de Markov et \mathbb{P}_x (resp. \mathbb{E}_x) la probabilité (resp. l'espérance) sachant

$$X_0 = x \quad p.s.$$

La marche non conditionnée

On impose quelques hypothèses dont la suivante.

Condition de contraction

On suppose qu'il existe $\alpha > 2$ tel que,

$$\mathbb{E}(|a_1|^\alpha) < 1 \quad \text{et} \quad \mathbb{E}(|b_1|^\alpha) < +\infty.$$

Théorème limite sans conditionnement [Guivarc'h, Le Page, 2008]

- La chaîne de Markov $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge vers une unique mesure invariante qui est la loi de $\sum_{k=1}^{+\infty} a_1 \dots a_k b_{k+1}$.
- Avec $\mathbb{E}(b_1) = 0$, la marche renormalisée converge en loi vers la loi normale centrée réduite. Il existe $\sigma > 0$ tel que pour tout $y > 0$, tout $x \in \mathbb{R}$ et tout $t \in \mathbb{R}$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}_x \left(\frac{y + S_n}{\sigma \sqrt{n}} \leq t \right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^t e^{-\frac{s^2}{2}} ds.$$

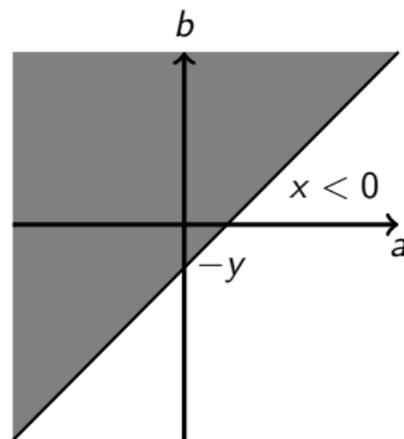
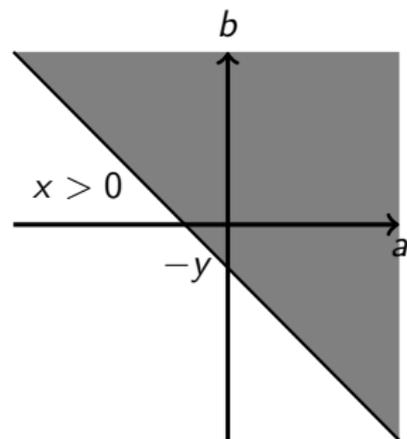
Hypothèse de positivité

On suppose que $\mathbb{P}(b_1 \neq 0) > 0$ et $\mathbb{E}(a_1) \geq 0$.

Condition de positivité

Pour tout $x \in \mathbb{R}$ et tout $y > 0$, la probabilité que la population survive un an est strictement positive

$$\mathbb{P}(y + S_1 = y + X_1 = y + a_1x + b_1 > 0) > 0.$$



Le noyau tronqué

- On définit $\mathbf{Q}(x, y, \cdot)$ le noyau de transition de la chaîne de Markov $(X_n, y + S_n)_{n \geq 0}$.

- Afin de ne considérer que les trajectoires positives, on considère la restriction de $\mathbf{Q}(x, y, \cdot)$ aux ensembles mesurables de $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*$,

$$\mathbf{Q}_+(x, y, \cdot) := \mathbf{Q}(x, y, \cdot)|_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*}.$$

- Cette mesure n'étant plus une probabilité, $\mathbf{Q}_+(x, y, \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*) < 1$, il faut renormaliser \mathbf{Q}_+ .

La fonction harmonique

Définition

On dit qu'une fonction $V : \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^* \rightarrow \mathbb{R}$ est harmonique si pour tout $x \in \mathbb{R}$ et tout $y > 0$,

$$\begin{aligned} \mathbf{Q}_+ V(x, y) &= \int_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*} V(x', y') \mathbf{Q}_+(x, y, dx' \times dy') \\ &= \int_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*} V(x', y') \mathbb{P}_x(X_1 \in dx'; y + S_1 \in dy') \\ &= V(x, y). \end{aligned}$$

Si de plus l'on suppose $V > 0$ sur $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*$, alors, pour tout $(x, y) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*$, on définit $\bar{\mathbf{Q}}_+(x, y, \cdot)$ par, pour tout B Borélien de $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*$,

$$\begin{aligned} \bar{\mathbf{Q}}_+(x, y, B) &:= \frac{1}{V(x, y)} (\mathbf{Q}_+ V)(x, y, B) \\ &= \frac{1}{V(x, y)} \int_B V(x', y') \mathbf{Q}_+(x, y, dx' \times dy'). \end{aligned}$$

La fonction harmonique

Définition

On dit qu'une fonction $V : \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^* \rightarrow \mathbb{R}$ est harmonique si pour tout $x \in \mathbb{R}$ et tout $y > 0$,

$$\begin{aligned} \mathbf{Q}_+ V(x, y) &= \int_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*} V(x', y') \mathbf{Q}_+(x, y, dx' \times dy') \\ &= \int_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*} V(x', y') \mathbb{P}_x (X_1 \in dx' ; y + S_1 \in dy') \\ &= V(x, y). \end{aligned}$$

L'opérateur $\bar{\mathbf{Q}}_+$ est alors bien un noyau Markovien,

$$\bar{\mathbf{Q}}_+(x, y, \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*) = \frac{1}{V(x, y)} \int_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*} V(x', y') \mathbf{Q}_+(x, y, dx' \times dy') = 1.$$

Existence d'une fonction harmonique

Théorème (Existence d'une fonction harmonique)

- 1 Pour tout $x \in \mathbb{R}$ et tout $y > 0$, la limite suivante existe et est finie,

$$V(x, y) := \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}_x (y + S_n; \tau_y > n) < +\infty.$$

- 2 La fonction V est \mathbf{Q}_+ -harmonique.
 3 La fonction V est strictement positive sur $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+^*$.

Preuve de l'invariance

$$\mathbb{E}_x (y + S_{n+1}; \tau_y > n + 1) = \mathbb{E}_x (\mathbb{E} (y + S_{n+1}; \tau_y > n + 1 \mid \mathcal{F}_1)).$$

Par la propriété de Markov, en notant $x' = X_1$, $y' = y + S_1$,

$$\mathbb{E}_x (y + S_{n+1}; \tau_y > n + 1) = \mathbb{E}_x (\mathbb{E}_{x'} (y' + S'_n; \tau_{y'} > n); \tau_y > 1).$$

Sous réserve d'avoir une hypothèse de domination, par passage à la limite on obtient

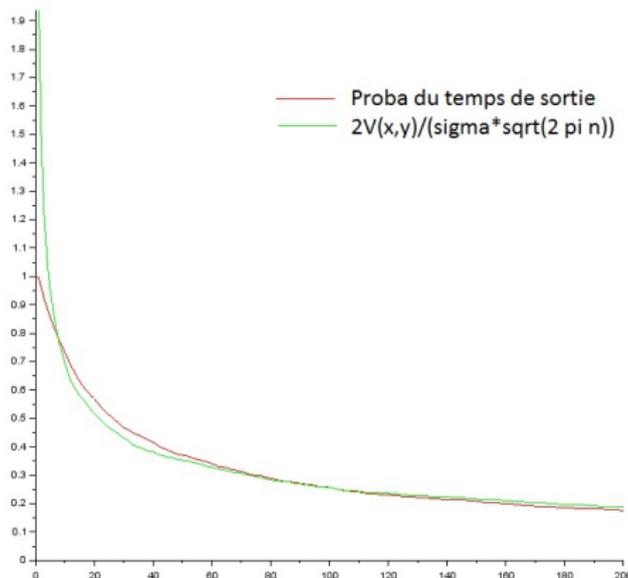
$$V(x, y) = \mathbb{E}_x (V(x', y'); \tau_y > 1).$$

Asymptotique du temps de sortie

Théorème (temps de sortie)

Il existe $\sigma > 0$ tel que pour tout $x \in \mathbb{R}$ et tout $y > 0$,

$$\mathbb{P}_x(\tau_y > n) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{2V(x, y)}{\sigma \sqrt{2\pi n}}.$$

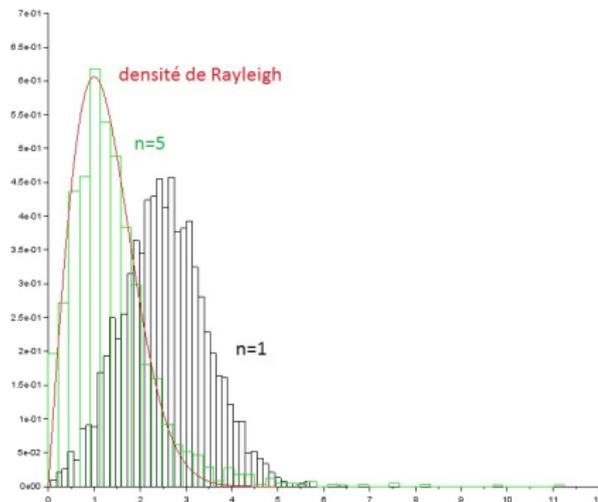


Loi asymptotique de la marche conditionnée

Théorème (loi limite de la marche conditionnée)

Pour tout $x \in \mathbb{R}$, tout $y > 0$ et tout $t > 0$,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}_x \left(\frac{y + S_n}{\sigma\sqrt{n}} \leq t \mid \tau_y > n \right) = 1 - e^{-\frac{t^2}{2}} \quad (\text{loi de Rayleigh}).$$



Approximation par une martingale

On définit un nouveau point de départ,

$$z := y + \frac{\mathbb{E}(a)}{1 - \mathbb{E}(a)}x,$$

ainsi qu'un nouveau processus issu de z défini par,

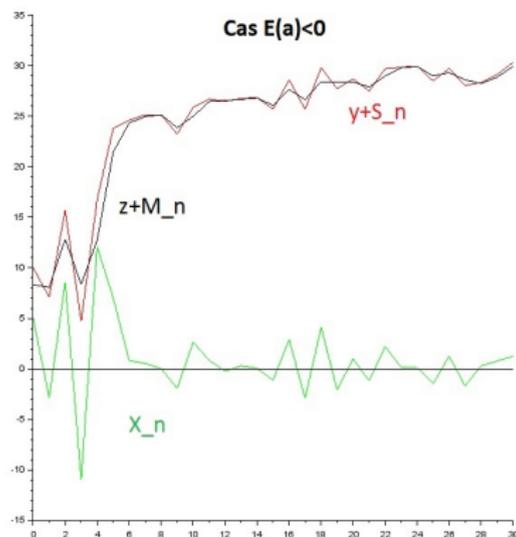
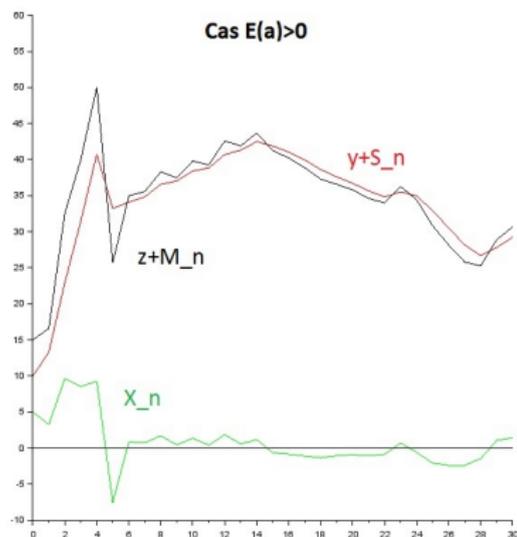
$$z + M_n := y + S_n + \frac{\mathbb{E}(a)}{1 - \mathbb{E}(a)}X_n \quad \forall n \geq 0.$$

Lemme

- Le processus $(z + M_n)_{n \geq 0}$ est une martingale de moyenne z .
- Sous réserve que l'une des deux limites existe,

$$V(x, y) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}_x(y + S_n; \tau_y > n).$$

Comparaison de la marche et de la martingale



$$X_{n+1} = a_{n+1}X_n + b_{n+1}, \quad y + S_n = y + X_1 + \dots + X_n$$

$$z + M_n = y + S_n + \frac{\mathbb{E}(a)}{1 - \mathbb{E}(a)} X_n$$

Réduction du temps de n à τ_y

Objectif

Il nous faut montrer que la martingale tronquée est contrôlée par un majorant indépendant de n ,

$$\sup_{n \geq 1} \mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \leq C(x, y).$$

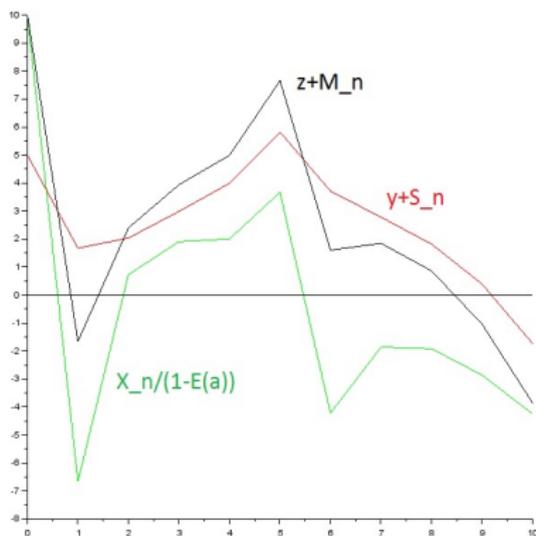
Par la propriété de martingale, on ramène le processus au temps de sortie τ_y ,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) &= \mathbb{E}_x(z + M_n) - \mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y \leq n) \\ &= z - \mathbb{E}_x(\mathbb{E}(z + M_n; \tau_y \leq n \mid \mathcal{F}_{\tau_y})) \\ &= z - \mathbb{E}_x(z + M_{\tau_y}; \tau_y \leq n). \end{aligned}$$

Contrôle de la martingale en τ_y

Au temps τ_y , nous avons,

$$\begin{aligned} z + M_{\tau_y} &= y + S_{\tau_y} + \frac{\mathbb{E}(a)}{1 - \mathbb{E}(a)} X_{\tau_y} < 0 \\ &= y + S_{\tau_y-1} + \frac{1}{1 - \mathbb{E}(a)} X_{\tau_y} > \frac{1}{1 - \mathbb{E}(a)} X_{\tau_y}. \end{aligned}$$



Un premier majorant

Ainsi,

$$\mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \leq z + \frac{1}{1 - \mathbb{E}(a)} \mathbb{E}_x(|X_{\tau_y}|; \tau_y \leq n).$$

Lemme

Pour tout $\epsilon > 0$ assez petit et tout $2 < p < \alpha$ il existe $c_p > 0$ tel que pour tout $x \in \mathbb{R}$, tout $y > 0$ et tout $n \geq 1$,

$$\mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \leq z + c_p (1 + |x|^p) n^{1/2-2\epsilon}.$$

Si l'on imagine $z > n^{1/2}$ très grand, on trouve immédiatement,

$$\mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \leq c_p (1 + |x|^p) z = c_p (1 + |x|^p) \left(y + \frac{\mathbb{E}(a)}{1 - \mathbb{E}(a)} x \right).$$

Attendre le bon point de départ

Puisque z n'est pas toujours plus grand que $n^{1/2-\epsilon}$, il suffit d'attendre que le processus croisse suffisamment,

$$\nu_n = \nu_{n,\epsilon,x,y} := \min \left\{ k \geq 1, |z + M_k| > n^{1/2-\epsilon} \right\}.$$

Ce temps d'arrêt est atteint suffisamment vite,

$$\mathbb{P}_x (\nu_n > n^{1-\epsilon}) \leq c_{p,\epsilon} \frac{(1 + |x|)^p}{n^{p/2 - c_p \epsilon}}.$$

Par la propriété de Markov on se ramène à ν_n ,

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}_x (z + M_n; \tau_y > n) \\ & \leq \mathbb{E}_x (z + M_n; \tau_y > n; \nu_n \leq n^{1-\epsilon}) + c_{p,\epsilon} \frac{(1 + y + |x|)(1 + |x|)^{p-1}}{n^\epsilon} \\ & = \mathbb{E}_x (\mathbb{E}_{X_{\nu_n}} (z' + M_{n-\nu_n}; \tau_{y'} > n - \nu_n); \tau_y > \nu_n; \nu_n \leq n^{1-\epsilon}) \\ & \quad + c_{p,\epsilon} \frac{(1 + y + |x|)(1 + |x|)^{p-1}}{n^\epsilon}. \end{aligned}$$

Utiliser le premier majorant

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \\ & \leq \mathbb{E}_x(\mathbb{E}_{X_{\nu_n}}(z' + M_{n-\nu_n}; \tau_{y'} > n - \nu_n); \tau_y > \nu_n; \nu_n \leq n^{1-\epsilon}) \\ & \quad + c_{p,\epsilon} \frac{(1+y+|x|)(1+|x|)^{p-1}}{n^\epsilon}. \end{aligned}$$

Par le lemme précédent,

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \\ & \leq \mathbb{E}_x\left(z' + (1+|x'|^p)(n-\nu_n)^{1/2-2\epsilon}; \tau_y > \nu_n; \nu_n \leq n^{1-\epsilon}\right) \\ & \quad + c_{p,\epsilon} \frac{(1+y+|x|)(1+|x|)^{p-1}}{n^\epsilon} \\ & \leq \left(1 + \frac{C_p}{n^\epsilon}\right) \mathbb{E}_x(z + M_{\nu_n}; \tau_y > \nu_n; \nu_n \leq n^{1-\epsilon}) + R_n, \end{aligned}$$

où R_n est un terme reste.

Revenir à $n^{1-\epsilon}$

$$\mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \leq \left(1 + \frac{C_p}{n^\epsilon}\right) \mathbb{E}_x(z + M_{\nu_n}; \tau_y > \nu_n; \nu_n \leq n^{1-\epsilon}) + R_n.$$

Maintenant on sait que $((z + M_n) \mathbb{1}_{\{\tau_y > n\}})_{n \geq 1}$ est une sous-martingale.
On élimine alors ν_n en revenant à $n^{1-\epsilon}$,

$$\mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \leq \left(1 + \frac{C_p}{n^\epsilon}\right) \mathbb{E}_x(z + M_{n^{1-\epsilon}}; \tau_y > n^{1-\epsilon}) + R_n.$$

Par itérations,

$$\mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \leq A \mathbb{E}_x(z + M_{n_0}; \tau_y > n_0) + B.$$

Existence de la fonction harmonique

Proposition

Pour tout $2 < p < \alpha$ il existe une constante $c_p > 0$ telle que pour tout $x \in \mathbb{R}$, tout $y > 0$ et tout $n \geq 1$,

$$\mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n) \leq c_p (1 + y + |x|) (1 + |x|)^{p-1},$$

Par un théorème de convergence monotone puis dominé, on montre ainsi que

$$V(x, y) = -\mathbb{E}_x(M_{\tau_y}) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}_x(z + M_n; \tau_y > n)$$

existe.

Cas de la récursion stochastique

La difficulté dans le cas de la récursion stochastique vient du terme reste,

$$R_n = \mathbb{E}_x (|X_{\nu_n}|^p ; \tau_y > \nu_n ; \nu_n \leq n^{1-\epsilon}),$$

qui n'admet pas de majorant simple a priori.

Décroissance exponentielle de la mémoire du passé

Pour tout $x \in \mathbb{R}$ et tout $n \geq 1$,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_x (|X_n|) &\leq (\mathbb{E}(|a|))^n |x| + \frac{\mathbb{E}(|b|)}{1 - \mathbb{E}(|a|)} \\ &\leq e^{-cn} |x| + c \end{aligned}$$

L'idée est donc de remplacer dans la preuve ν_n par $\nu_n + n^\epsilon$ où $\epsilon > 0$ est suffisamment petit.

Les résultats pour le mouvement Brownien

On pose

$$\tau_y^{bm} = \min\{t \geq 0, y + \sigma B_t \leq 0\},$$

Proposition (temps de sortie) [Lévy, 1954]

Pour tout $y > 0$ et tout $n \geq 1$,

$$\mathbb{P}(\tau_y^{bm} > n) = \frac{2}{\sqrt{2\pi n\sigma}} \int_0^y e^{-\frac{t^2}{2n\sigma^2}} dt.$$

Notamment,

$$\mathbb{P}(\tau_y^{bm} > n) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{2y}{\sqrt{2\pi n\sigma}}.$$

Les résultats pour le mouvement Brownien

On pose

$$\tau_y^{bm} = \min\{t \geq 0, y + \sigma B_t \leq 0\},$$

Proposition (loi limite conditionnelle) [Lévy, 1954]

Pour tout $y > 0$, tout $n \geq 1$ et tout $t > 0$,

$$\mathbb{P}\left(\frac{y + \sigma B_n}{\sqrt{n}} \leq t; \tau_y^{bm} > n\right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi n\sigma}} \int_0^{t\sqrt{n}} e^{-\frac{(s-y)^2}{2n\sigma^2}} - e^{-\frac{(s+y)^2}{2n\sigma^2}} ds.$$

Notamment,

$$\mathbb{P}\left(\frac{y + \sigma B_n}{\sqrt{n}} \leq t \mid \tau_y^{bm} > n\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 1 - e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}}.$$

Approximation de la marche par le mouvement Brownien

Théorème [Grana, Le Page, Peigné, 2014]

Pour tout $\alpha > p > 2$, il existe $\delta > 0$ tel que pour tout $x \in \mathbb{R}$ tout $\epsilon > 0$ assez petit et tout $n \geq 1$,

$$\mathbb{P}_x \left(\sup_{1 \leq k \leq n} |S_k - \sigma B_k| > n^{1/2-\epsilon} \right) \leq \frac{c_{p,\epsilon} (1 + |x|^p)}{n^\delta}.$$

On pose

$$n_\epsilon = n - \nu_n - n^{\epsilon/6} \quad \text{et} \quad A_{n_\epsilon} = \left\{ \max_{1 \leq k \leq n_\epsilon} |S_k - \sigma B_k| \leq n_\epsilon^{1/2-2\epsilon} \right\}.$$

Alors,

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}_x (\tau_y > n) \\ &= \mathbb{E}_x \left(\mathbb{P}_{x'} (\tau_{y'} > n_\epsilon, A_{n_\epsilon}) ; \tau_y > \nu_n + n^{\epsilon/6} ; \nu_n \leq n^{1-\epsilon} \right) \\ &+ \mathbb{E}_x \left(\mathbb{P}_{x'} (\tau_{y'} > n_\epsilon, \overline{A_{n_\epsilon}}) ; \tau_y > \nu_n + n^{\epsilon/6} ; \nu_n \leq n^{1-\epsilon} \right) \\ &+ \mathbb{P}_x (\tau_y > n ; \nu_n > n^{1-\epsilon}). \end{aligned}$$

Approximation de la marche par le mouvement Brownien

Théorème [Grana, Le Page, Peigné, 2014]

Pour tout $\alpha > p > 2$, il existe $\delta > 0$ tel que pour tout $x \in \mathbb{R}$ tout $\epsilon > 0$ assez petit et tout $n \geq 1$,

$$\mathbb{P}_x \left(\sup_{1 \leq k \leq n} |S_k - \sigma B_k| > n^{1/2-\epsilon} \right) \leq \frac{c_{p,\epsilon} (1 + |x|^p)}{n^\delta}.$$

On pose

$$n_\epsilon = n - \nu_n - n^{\epsilon/6} \quad \text{et} \quad A_{n_\epsilon} = \left\{ \max_{1 \leq k \leq n_\epsilon} |S_k - \sigma B_k| \leq n_\epsilon^{1/2-2\epsilon} \right\}.$$

Ce qui nous donne

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}_x (\tau_y > n) \\ &= \frac{2}{\sqrt{2\pi n\sigma}} (1 + o(1)) \mathbb{E}_x (y + S_{\nu_n}; \tau_y > \nu_n; \nu_n \leq n^{1-\epsilon}) + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right) \\ &= \frac{2V(x, y)}{\sqrt{2\pi n\sigma}} + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right). \end{aligned}$$

Conclusion

Théorème (temps de sortie)

Il existe $\sigma > 0$ tel que pour tout $x \in \mathbb{R}$ et tout $y > 0$,

$$\mathbb{P}_x(\tau_y > n) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{2V(x, y)}{\sigma\sqrt{2\pi n}}.$$

Théorème (loi limite de la marche conditionnée)

Pour tout $x \in \mathbb{R}$, tout $y > 0$ et tout $t > 0$,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}_x \left(\frac{y + S_n}{\sigma\sqrt{n}} \leq t \mid \tau_y > n \right) = 1 - e^{-\frac{t^2}{2}} \quad (\text{loi de Rayleigh}).$$

Perspectives

- Positivité de V dans le cas où $\mathbb{E}(a) < 0$.
- Théorème fonctionnel, type Donsker : l'interpolation de la marche ramenée à l'intervalle $[0, 1]$, $\mathbf{S}_n(t) = \frac{y + S_{[nt]}}{\sigma\sqrt{n}}$, converge en loi vers le méandre brownien.
- Théorème local, type Stone,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}_x \left(\frac{y + S_n}{\sigma\sqrt{n}} \in [t, t+h] \mid \tau_y > n \right) \underset{h \rightarrow 0}{=} hp(t) + o(h).$$

- Travailler la dimension supérieure, avec A_{n+1} et B_{n+1} des matrices aléatoires,

$$X_{n+1} = A_{n+1}X_n + B_{n+1}.$$

- Généraliser à d'autres marches Markoviennes possédant la propriété de décroissance exponentielle en moyenne,

$$\mathbb{E}_x^{1/p} (|X_n|^p) \leq e^{-c_p n} |x| + c_p.$$

Merci !





DENISOV, D. AND WACHTTEL, V. (2010). Conditional limit theorems for ordered random walks. *Electron. J. Probab.*



GRAMA, I., LE PAGE, E. AND PEIGNÉ, M. (2014). On the rate of convergence in the weak invariance principle for dependant random variables with applications to Markov chains. *Colloquim Mathematicum.*



GUIVARC'H, Y. AND LE PAGE, E. (2008). On spectral properties of a family of transfer operators and convergence to stable laws for affine random walks. *Ergodic Theory and Dynamical Systems.*



IGLEHART, D. (1974). Functional Central Limit Theorems for Random Walks Conditioned to Stay Positive. *The Annals of Probability.*



LÉVY, P. (1954). Théorie de l'addition des variables aléatoires. *Gauthier-Villars, Paris.*