

Chute de dimension pour les marches aléatoires sur les arbres aléatoires

Pierre Rousselin

LAGA

Université Paris 13 ; Labex MME-DII

Séminaire CALIN, LIPN, 16 janvier 2018

Historique

Les arbres et leurs bords

Mesure harmonique sur le bord d'un arbre

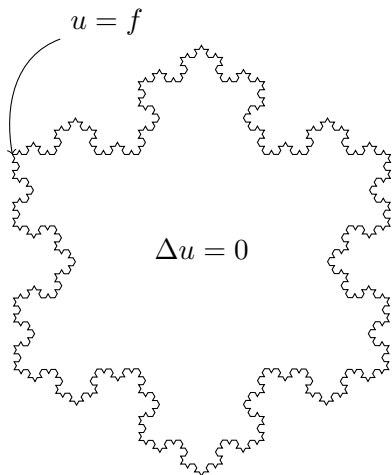
Cas d'un arbre de Galton-Watson

Cas d'un arbre à longueurs récursives

Cas d'une marche aléatoire en milieu aléatoire

Règles de flots

Problème de Dirichlet dans \mathbb{R}^2



Données :

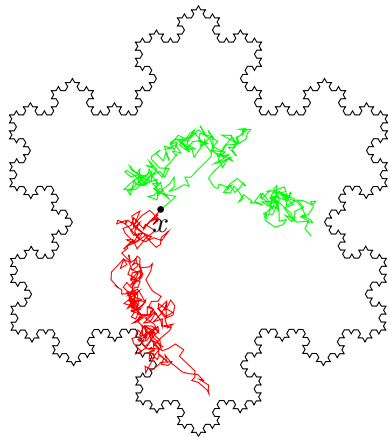
- ▶ U ouvert connexe bornée (et ...) de \mathbb{R}^2
- ▶ son bord : ∂U
- ▶ $f : \partial U \rightarrow \mathbb{R}$, continue

Question

Existence et unicité de $u : \bar{U} \rightarrow \mathbb{R}$ continue et deux fois différentiable sur U telle que

- ▶ $\Delta u := \partial_x^2 u + \partial_y^2 u = 0$ sur U
et
- ▶ $u = f$ sur ∂U ?

Point de vue probabiliste



Sous certaines conditions sur ∂U , oui et u est donnée par

$$u(x) = \mathbb{E}_x [f(B_\tau)], \quad \forall x \in \bar{U},$$

où, sous \mathbb{P}_x , $(B_t)_{t \geq 0}$ est un mouvement brownien issu de x et

$$\tau = \inf \{t \geq 0 : B_t \in \partial U\}.$$

Mesure harmonique sur ∂U

Définition

Si $x \in U$, la *mesure harmonique issue de x* est la loi du point aléatoire B_τ sous \mathbb{P}_x . C'est une mesure borélienne de probabilité sur ∂U .

Théorème (Frères Riesz)

Si la courbe ∂U est rectifiable (et ...), alors la mesure harmonique admet une densité par rapport à la mesure de longueur sur ∂U .

Mesure harmonique sur ∂U

Définition

Si $x \in U$, la *mesure harmonique issue de x* est la loi du point aléatoire B_τ sous \mathbb{P}_x . C'est une mesure borélienne de probabilité sur ∂U .

Théorème (Frères Riesz)

Si la courbe ∂U est rectifiable (et ...), alors la mesure harmonique admet une densité par rapport à la mesure de longueur sur ∂U .

Le flocon de Koch n'est pas rectifiable...

Chute de dimension

Théorème (N.G. Makarov, 1985)

Il existe (sous certaines conditions...) un borélien C inclus dans ∂U , de dimension 1 tel que la mesure harmonique issue de x est concentrée sur C .

Chute de dimension

Théorème (N.G. Makarov, 1985)

Il existe (sous certaines conditions...) un borélien C inclus dans ∂U , de dimension 1 tel que la mesure harmonique issue de x est concentrée sur C .

Donc presque sûrement, le mouvement brownien issu de x atterrit dans une partie de dimension 1, tandis que la dimension du flocon de Koch est $\frac{\ln(4)}{\ln(3)}$.

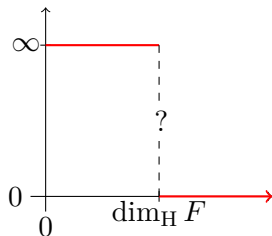
Dimension de Hausdorff

Soit (X, d) un espace métrique et $\delta > 0$. Une famille $(U_i)_{i \geq 1}$ est un δ -recouvrement d'une partie F de X si

- ▶ pour tout $i \geq 1$, $\text{diam } U_i \leq \delta$ et
- ▶ $F \subset \bigcup_{i \geq 1} U_i$.

La mesure de Hausdorff s -dimensionnelle de F est

$$\mathcal{H}^s F = \liminf_{\delta \downarrow 0} \left\{ \sum_{i=1}^{\infty} (\text{diam } U_i)^s : (U_i)_{i \geq 1} \text{ } \delta\text{-recouvrement de } F \right\}.$$



La *dimension de Hausdorff* de F est

- ▶ la borne inférieure des réels s tels que $\mathcal{H}^s F = 0$
- ▶ la borne supérieure des réels s tels que $\mathcal{H}^s F = \infty$.

Dimension de Hausdorff : exemples

- ▶ Ensemble dénombrable : 0 ;
- ▶ courbe rectifiable : dimension 1 ;
- ▶ surface réglée : dimension 2 ;
- ▶ ouvert de \mathbb{R}^d : dimension d ;
- ▶ ensemble triadique de cantor : dimension $\ln(2)/\ln(3)$;
- ▶ flocon de Koch : $\ln(4)/\ln(3)$;
- ▶ graphe du mouvement brownien en dimension 1 : $3/2$;
- ▶ trajectoire du mouvement brownien en toute dimension $d \geq 2$: 2 ;
- ▶ frontière de l'ensemble de Mandelbrot : 2.

Historique

Les arbres et leurs bords

Mesure harmonique sur le bord d'un arbre

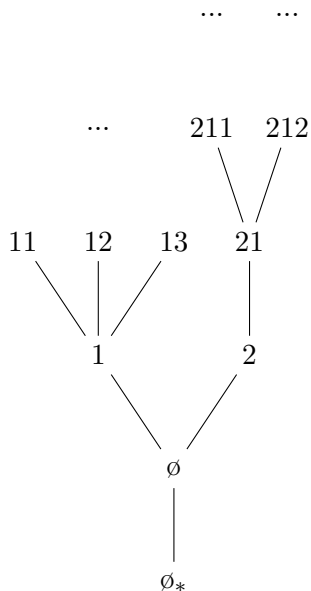
Cas d'un arbre de Galton-Watson

Cas d'un arbre à longueurs récursives

Cas d'une marche aléatoire en milieu aléatoire

Règles de flots

Arbres planaires : notation de Neveu



- ▶ Arbre t : partie de l'ensemble des mots finis sur \mathbb{N}^* ;
- ▶ enraciné en \emptyset ;
- ▶ avec un parent artificiel de la racine \emptyset_* ;
- ▶ la hauteur dans l'arbre est égale à la longueur du mot : $|212| = 3$.
- ▶ parent : $(212)_* = 21$;
- ▶ nombre d'enfants $\nu_t(1) = 3$;
- ▶ infini, sans feuille : $\nu_t(x) \geq 1$, pour tout x dans t .

Bord d'un arbre

- ▶ Un rayon ξ de l'arbre t est une suite infinie de sommets

$$\xi = (\xi_0 = \emptyset, \xi_1, \xi_2, \dots)$$

telle que pour tout naturel i , ξ_{i+1} est un enfant de ξ_i .

- ▶ Le bord ∂t de l'arbre t est l'ensemble de ses rayons.
- ▶ Autre point de vue : ensemble des mots infinis sur l'alphabet \mathbb{N}^* dont tous les préfixes sont des sommets de t .
- ▶ Pour deux rayons distincts ξ et η , le sommet $\xi \wedge \eta$ de t est le plus grand préfixe commun de ξ et η .
- ▶ La distance « naturelle » sur le bord ∂t est définie par $d(\xi, \eta) = \exp(-|\xi \wedge \eta|)$.
- ▶ L'espace $(\partial t, d)$ est ultramétrique et compact.

Probabilités boréliennes sur le bord d'un arbre

- ▶ Pour x dans t , le *cylindre* $[x]_t$ est l'ensemble des rayons qui passent par x .
- ▶ Si deux cylindres ne sont pas disjoints, alors l'un est inclus dans l'autre.
- ▶ Ils engendrent la tribu borélienne de ∂t .

Probabilités boréliennes sur le bord d'un arbre

- ▶ Pour x dans t , le *cylindre* $[x]_t$ est l'ensemble des rayons qui passent par x .
- ▶ Si deux cylindres ne sont pas disjoints, alors l'un est inclus dans l'autre.
- ▶ Ils engendrent la tribu borélienne de ∂t .

À M , probabilité borélienne sur ∂t , on associe $\theta_M : t \rightarrow [0, 1]$ définie par $\theta_M(x) := M([x]_t)$. Alors, $\theta_M(\emptyset) = 1$ et pour tout x dans t ,

$$\theta_M(x) = \theta_M(x1) + \theta_M(x2) + \cdots + \theta_M(x\nu_t(x)).$$

Probabilités boréliennes sur le bord d'un arbre

- ▶ Pour x dans t , le *cylindre* $[x]_t$ est l'ensemble des rayons qui passent par x .
- ▶ Si deux cylindres ne sont pas disjoints, alors l'un est inclus dans l'autre.
- ▶ Ils engendrent la tribu borélienne de ∂t .

À M , probabilité borélienne sur ∂t , on associe $\theta_M : t \rightarrow [0, 1]$ définie par $\theta_M(x) := M([x]_t)$. Alors, $\theta_M(\emptyset) = 1$ et pour tout x dans t ,

$$\theta_M(x) = \theta_M(x1) + \theta_M(x2) + \cdots + \theta_M(x\nu_t(x)).$$

Une telle fonction est appelée un *flot* sur l'arbre t .

flots sur $t \longleftrightarrow$ probabilités boréliennes sur ∂t .

Un exemple : la mesure de visibilité

Définition réursive :

- ▶ $VIS_t(\emptyset) = 1$
- ▶ pour tout sommet x et tout enfant y de x ,
 $VIS_t(y) = VIS_t(x) / \nu_t(x)$.

Un exemple : la mesure de visibilité

Définition récursive :

- ▶ $\text{VIS}_t(\emptyset) = 1$
- ▶ pour tout sommet x et tout enfant y de x ,
 $\text{VIS}_t(y) = \text{VIS}_t(x) / \nu_t(x)$.

Point de vue probabiliste :

Loi d'un rayon aléatoire Ξ tel que pour tout $i \geq 0$, sachant le sommet Ξ_i , Ξ_{i+1} est choisi uniformément au hasard parmi les enfants de Ξ_i .

Historique

Les arbres et leurs bords

Mesure harmonique sur le bord d'un arbre

Cas d'un arbre de Galton-Watson

Cas d'un arbre à longueurs récursives

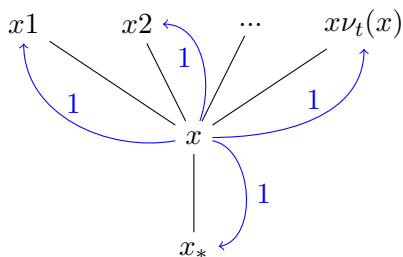
Cas d'une marche aléatoire en milieu aléatoire

Règles de flots

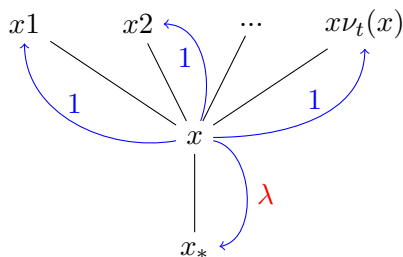
Marches aléatoires sur un arbre

- ▶ Noyau de transition $P : t \times t \rightarrow [0, 1]$:
- ▶ pour tout x dans t , $\sum_{y \in t} P(x, y) = 1$.
- ▶ Aux plus proches voisins : pour tout x dans t , $P(x, y) > 0$ si et seulement si y est le parent ou un enfant de x .

Marche aléatoire simple



Marche aléatoire λ -biaisée
($\lambda > 0$)



Transience, récurrence

Pour x dans t , on définit une mesure de probabilité P_x^t sur l'ensemble des chemins infinis partant de x dans t : loi de la trajectoire de la marche aléatoire

$$\mathbf{X} = (X_0 = x, X_1, \dots, X_n, \dots)$$

où pour tout $n \geq 0$, la loi de X_{n+1} sachant X_n est $P(X_n, \cdot)$.

Transience, récurrence

Pour x dans t , on définit une mesure de probabilité P_x^t sur l'ensemble des chemins infinis partant de x dans t : loi de la trajectoire de la marche aléatoire

$$\mathbf{X} = (X_0 = x, X_1, \dots, X_n, \dots)$$

où pour tout $n \geq 0$, la loi de X_{n+1} sachant X_n est $P(X_n, \cdot)$.
Pour tous sommets x et y , on peut passer de x à y avec probabilité non nulle : la chaîne de Markov est *irréductible*.

Transience, récurrence

Pour x dans t , on définit une mesure de probabilité P_x^t sur l'ensemble des chemins infinis partant de x dans t : loi de la trajectoire de la marche aléatoire

$$\mathbf{X} = (X_0 = x, X_1, \dots, X_n, \dots)$$

où pour tout $n \geq 0$, la loi de X_{n+1} sachant X_n est $P(X_n, \cdot)$.

Pour tous sommets x et y , on peut passer de x à y avec probabilité non nulle : la chaîne de Markov est *irréductible*.

Alors, en notant $\tau_y = \inf \{n \geq 1 : X_n = y\}$,

- ▶ soit pour tous sommets x et y , $P_x(\tau_y < \infty) = 1$, et la marche aléatoire visite presque sûrement une infinité de fois chaque sommet ;
- ▶ soit pour tous sommets x et y , $P_x(\tau_y < \infty) < 1$ et la marche aléatoire visite presque sûrement un nombre fini (qui peut être nul) de fois chaque sommet de t .

Un critère de transience

Définition

Nombre de branchement d'un arbre t : $\mathbf{br}(t) = \exp \dim_{\mathbb{H}} \partial t$.

Exemple

Pour un arbre m -régulier, $\mathbf{br}(t) = m$.

Théorème (Lyons 1990)

La marche aléatoire λ -biaisée est

- ▶ *récurrente si $\lambda > \mathbf{br}(t)$,*
- ▶ *transiente si $\lambda < \mathbf{br}(t)$.*

Temps de sortie

Supposons la marche transiente.

Soit $\mathbf{X} = (X_0, X_1, \dots)$ une trajectoire de marche aléatoire issue de la racine \emptyset dans t .

L'ensemble des temps de sortie associés à \mathbf{X} est

$$\text{et}(\mathbf{X}) := \{s \geq 0 : \forall k > s, X_k \neq (X_s)_*\}.$$

On les numérote $\text{et}_0(\mathbf{X}) < \text{et}_1(\mathbf{X}) < \dots$.

Temps de sortie

Supposons la marche transiente.

Soit $\mathbf{X} = (X_0, X_1, \dots)$ une trajectoire de marche aléatoire issue de la racine \emptyset dans t .

L'ensemble des temps de sortie associés à \mathbf{X} est

$$\text{et}(\mathbf{X}) := \{s \geq 0 : \forall k > s, X_k \neq (X_s)_*\}.$$

On les numérote $\text{et}_0(\mathbf{X}) < \text{et}_1(\mathbf{X}) < \dots$.

Les points de sortie sont $\text{ep}_0(\mathbf{X}) = X_{\text{et}_0(\mathbf{X})} = \emptyset$,

$\text{ep}_1(\mathbf{X}) = X_{\text{et}_1(\mathbf{X})}$, ...

Remarque : pour tout $k \geq 0$, $|\text{ep}_k(\mathbf{X})| = k$.

Rayon associé à la marche et mesure harmonique

On note

$$\Xi := \text{ray}(\mathbf{X}) := (\text{ep}_0(\mathbf{X}), \text{ep}_1(\mathbf{X}), \dots).$$

Rayon associé à la marche et mesure harmonique

On note

$$\Xi := \text{ray}(\mathbf{X}) := (\text{ep}_0(\mathbf{X}), \text{ep}_1(\mathbf{X}), \dots).$$

Ξ est un rayon aléatoire.

Sa loi est appelée la *mesure harmonique* (associée au noyau de transition P) sur ∂t .

On la note $\text{HARM}_{t,[P]}$.

Rayon associé à la marche et mesure harmonique

On note

$$\Xi := \text{ray}(\mathbf{X}) := (\text{ep}_0(\mathbf{X}), \text{ep}_1(\mathbf{X}), \dots).$$

Ξ est un rayon aléatoire.

Sa loi est appelée la *mesure harmonique* (associée au noyau de transition P) sur ∂t .

On la note $\text{HARM}_{t,P}$.

Pour tout $x \in t$,

$$\begin{aligned} \text{HARM}_{t,P}(x) &= P_\emptyset(x \prec \Xi) \\ &= P_\emptyset(\exists s \geq 0, X_s = x \text{ et } \forall k > s, X_k \neq x_*) \\ &> 0. \end{aligned}$$

Rayon associé à la marche et mesure harmonique

On note

$$\Xi := \text{ray}(\mathbf{X}) := (\text{ep}_0(\mathbf{X}), \text{ep}_1(\mathbf{X}), \dots).$$

Ξ est un rayon aléatoire.

Sa loi est appelée la *mesure harmonique* (associée au noyau de transition P) sur ∂t .

On la note $\text{HARM}_{t,P}$.

Pour tout $x \in t$,

$$\begin{aligned} \text{HARM}_{t,P}(x) &= P_\emptyset(x \prec \Xi) \\ &= P_\emptyset(\exists s \geq 0, X_s = x \text{ et } \forall k > s, X_k \neq x_*) \\ &> 0. \end{aligned}$$

Donc le support de la mesure harmonique est ∂t tout entier.

Chute de dimension : définition

Il arrive tout de même qu'il existe une « petite » partie C du bord ∂t qui contienne Ξ presque sûrement.

Chute de dimension : définition

Il arrive tout de même qu'il existe une « petite » partie C du bord ∂t qui contienne Ξ presque sûrement.

Définition

Soit μ une mesure de probabilité borélienne sur un espace métrique (X, d) . La dimension de Hausdorff de μ est

$$\dim_{\text{H}} \mu := \min \{ \dim_{\text{H}} C : C \text{ borélien tel que } \mu C = 1 \}.$$

Chute de dimension : définition

Il arrive tout de même qu'il existe une « petite » partie C du bord ∂t qui contienne Ξ presque sûrement.

Définition

Soit μ une mesure de probabilité borélienne sur un espace métrique (X, d) . La dimension de Hausdorff de μ est

$$\dim_{\text{H}} \mu := \min \{ \dim_{\text{H}} C : C \text{ borélien tel que } \mu C = 1 \}.$$

On dit qu'il y a *chute de dimension* pour μ si $\dim_{\text{H}} \mu < \dim_{\text{H}} X$.

Historique

Les arbres et leurs bords

Mesure harmonique sur le bord d'un arbre

Cas d'un arbre de Galton-Watson

Cas d'un arbre à longueurs récursives

Cas d'une marche aléatoire en milieu aléatoire

Règles de flots

Arbres de Galton-Watson

- ▶ Loi de reproduction \mathbf{p} sur \mathbb{N} : suite $\mathbf{p} = (p_k)_{k \in \mathbb{N}}$ de réels positifs that $\sum_{k=0}^{\infty} p_k = 1$.
- ▶ d'espérance $m := \sum_{k=1}^{\infty} k p_k < \infty$.

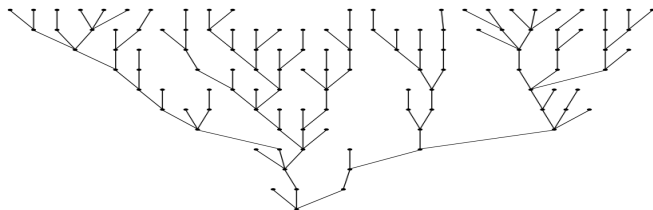


FIGURE – 10 générations d'une simulation d'un arbre de Galton-Watson. La loi de reproduction est uniforme sur $\{0; 1; 2; 3\}$.

Arbres de Galton-Watson

- ▶ Loi de reproduction \mathbf{p} sur \mathbb{N} : suite $\mathbf{p} = (p_k)_{k \in \mathbb{N}}$ de réels positifs that $\sum_{k=0}^{\infty} p_k = 1$.
- ▶ d'espérance $m := \sum_{k=1}^{\infty} k p_k < \infty$.

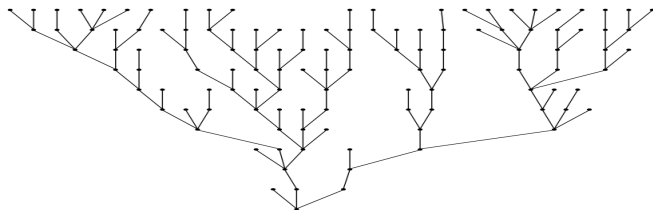


FIGURE – 10 générations d'une simulation d'un arbre de Galton-Watson. La loi de reproduction est uniforme sur $\{0; 1; 2; 3\}$.

À partir de maintenant, on suppose $p_0 = 0$ et $p_1 < 1$.

Cela définit une mesure de probabilité $\mathbf{GW}_{\mathbf{p}}$ sur l'ensemble \mathcal{T} des arbres infinis sans feuille.

Transience

Théorème (Lyons, 1990)

Pout $\mathbf{GW}_{\mathbf{p}}$ -presque tout arbre t , $\mathbf{br}(t) = m$ et plus précisément :

- ▶ si $\lambda < m$ la marche λ -biaisée est transiente sur t ,
- ▶ et est récurrente sinon.

Presque sûrement, $\dim_{\mathbf{H}} \partial T = \ln m$.

Conductance

Définition

La conductance de l'arbre t est

$$\beta(t) := P_\emptyset(\tau_{\emptyset_*} = \infty).$$

Conductance

Définition

La conductance de l'arbre t est

$$\beta(t) := P_\emptyset(\tau_{\emptyset_*} = \infty).$$

On a $\beta(t) > 0$ si et seulement si la marche aléatoire est transiente. De plus, on a les identités suivantes :

$$\beta(t) = \frac{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} P(\emptyset, j)\beta(t[j])}{P(\emptyset, \emptyset_*) + \sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} P(\emptyset, j)\beta(t[j])}$$

$$\forall 1 \leq i \leq \nu_t(\emptyset), \quad \text{HARM}_t(i) = \frac{P(\emptyset, i)\beta(t[i])}{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} P(\emptyset, j)\beta(t[j])}$$

Dimension de la mesure harmonique

Théorème (Lyons, Pemantle, Peres, 1995)

Pour la marche aléatoire simple et \mathbf{GW} -presque tout arbre t ,

$$\dim_{\mathbb{H}} \text{HARM}_t = C_1^{-1} \mathbb{E} \left[(-\ln) (1 - \beta(T)) \frac{\beta(T) \sum_{i=1}^{\tilde{\nu}} \beta(\tilde{T}[i])}{\beta(T) + \sum_{i=1}^{\tilde{\nu}} \beta(\tilde{T}[i])} \right]$$

Théorème (Lyons, Pemantle, Peres, 1996)

Il existe une constante $d_\lambda \in (0, \ln m)$, telle que pour

$\mathbf{GW}_{\mathbf{p}}$ -presque tout t , $\dim_{\mathbb{H}} \text{HARM}_t^\lambda = d_\lambda$.

Dimension de la mesure harmonique

Théorème (Lyons, Pemantle, Peres, 1995)

Pour la marche aléatoire simple et \mathbf{GW} -presque tout arbre t ,

$$\dim_{\mathbb{H}} \text{HARM}_t = C_1^{-1} \mathbb{E} \left[(-\ln) (1 - \beta(T)) \frac{\beta(T) \sum_{i=1}^{\tilde{\nu}} \beta(\tilde{T}[i])}{\beta(T) + \sum_{i=1}^{\tilde{\nu}} \beta(\tilde{T}[i])} \right]$$

Théorème (Lyons, Pemantle, Peres, 1996)

Il existe une constante $d_\lambda \in (0, \ln m)$, telle que pour

$\mathbf{GW}_{\mathbf{p}}$ -presque tout t , $\dim_{\mathbb{H}} \text{HARM}_t^\lambda = d_\lambda$.

Dimension de la mesure harmonique

Théorème (Lyons, Pemantle, Peres, 1995)

Pour la marche aléatoire simple et \mathbf{GW} -presque tout arbre t ,

$$\dim_{\mathbb{H}} \text{HARM}_t = C_1^{-1} \mathbb{E} \left[(-\ln) (1 - \beta(T)) \frac{\beta(T) \sum_{i=1}^{\tilde{\nu}} \beta(\tilde{T}[i])}{\beta(T) + \sum_{i=1}^{\tilde{\nu}} \beta(\tilde{T}[i])} \right]$$

Théorème (Lyons, Pemantle, Peres, 1996)

Il existe une constante $d_\lambda \in (0, \ln m)$, telle que pour

$\mathbf{GW}_{\mathbf{p}}$ -presque tout t , $\dim_{\mathbb{H}} \text{HARM}_t^\lambda = d_\lambda$.

Théorème (R. 2017)

$$d_\lambda = \ln(\lambda) + C_\lambda^{-1} \mathbb{E} \left[(-\ln) (1 - \beta(T)) \frac{\lambda \beta(T) \sum_{i=1}^{\tilde{\nu}} \beta(\tilde{T}[i])}{\lambda - 1 + \beta(T) + \sum_{i=1}^{\tilde{\nu}} \beta(\tilde{T}[i])} \right]$$

Historique

Les arbres et leurs bords

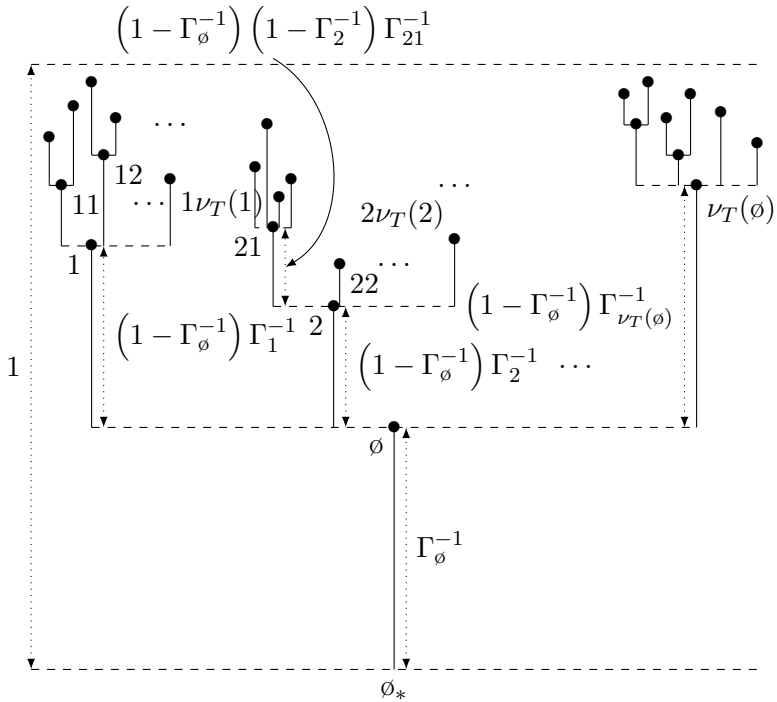
Mesure harmonique sur le bord d'un arbre

Cas d'un arbre de Galton-Watson

Cas d'un arbre à longueurs récursives

Cas d'une marche aléatoire en milieu aléatoire

Règles de flots



Dimension de Hausdorff pour la distance naturelle

- ▶ Généralise un modèle utilisé et étudié par Nicolas Curien et Jean-François Le Gall, puis Shen Lin.
- ▶ La marche avec probabilités de transitions inversement proportionnelle aux longueurs est presque sûrement transiente.
- ▶ Formule explicite (mais qui prend de la place) pour la dimension de Hausdorff de la mesure harmonique.
- ▶ Chute de dimension, sauf si la loi de Γ et la loi de reproduction sont toutes les deux dégénérées.

Distance associée aux longueurs

- ▶ Γ -hauteur de x dans t :

$$|x|^\Gamma := \sum_{y \preceq x} \left(\prod_{z \prec y} (1 - \Gamma_z^{-1}) \right) \Gamma_y^{-1}.$$

- ▶ On a la relation

$$1 - |x|^\Gamma = \prod_{y \preceq x} (1 - \Gamma_y^{-1}).$$

- ▶ Pour deux rayons distincts ξ et η :

$$d_\Gamma(\xi, \eta) := 1 - |\xi \wedge \eta|^\Gamma.$$

Paramètre de Malthus

- ▶ Unique $\alpha > 0$ tel que

$$\mathbb{E} \left[\left(1 - \Gamma_{\emptyset}^{-1} \right)^{\alpha} \right] = 1/m.$$

- ▶ Taille de la population à une certaine hauteur :

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon^{\alpha} Z_{1-\varepsilon}(T) =: W^{\Gamma}(T) \in (0, \infty).$$

- ▶ La dimension de ∂T pour la distance d_{Γ} est en fait presque sûrement égale au paramètre de Malthus.
- ▶ Chute de dimension également dans ce cas.

Historique

Les arbres et leurs bords

Mesure harmonique sur le bord d'un arbre

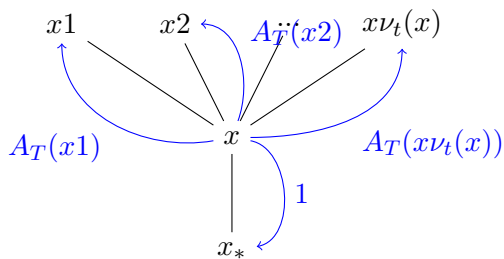
Cas d'un arbre de Galton-Watson

Cas d'un arbre à longueurs récursives

Cas d'une marche aléatoire en milieu aléatoire

Règles de flots

Définition du modèle



- ▶ Famille i.i.d.
 $(A_T(x))_{x \in T}$ de réels strictement positifs.
- ▶ Si le minimum, pour α dans $[0, 1]$ de $\mathbb{E} \left[\sum_{i=1}^{\nu_T(\phi)} A_T(i)^\alpha \right]$ est plus grand que 1, alors la marche aléatoire est presque sûrement transiente.

Résultats

- ▶ Mesure invariante pour l'environnement vu par la particule aux temps de sortie.
- ▶ Calcul de la dimension de la mesure harmonique.
- ▶ Chute de dimension, sauf si le modèle est complètement déterministe (marche λ -biaisée sur un arbre régulier).

Historique

Les arbres et leurs bords

Mesure harmonique sur le bord d'un arbre

Cas d'un arbre de Galton-Watson

Cas d'un arbre à longueurs récursives

Cas d'une marche aléatoire en milieu aléatoire

Règles de flots

Règle de flot : définition

Une règle de flots Θ est une fonction

$$\Theta : \{\text{arbres}\} \rightarrow \{\text{flots sur les arbres}\}$$

telle que :

- ▶ pour tout arbre t , Θ_t est un flot sur t ;
- ▶ pour tout x dans t , $\Theta_t(x) > 0$ et pour tout mot xy dans t ,

$$\Theta_t(xy) = \Theta_t(x)\Theta_{t[x]}(y)$$

Règle de flot : définition

Une règle de flots Θ est une fonction

$$\Theta : \{\text{arbres}\} \rightarrow \{\text{flots sur les arbres}\}$$

telle que :

- ▶ pour tout arbre t , Θ_t est un flot sur t ;
- ▶ pour tout x dans t , $\Theta_t(x) > 0$ et pour tout mot xy dans t ,

$$\Theta_t(xy) = \Theta_t(x)\Theta_{t[x]}(y)$$

Interprétation probabiliste :

Si Ξ est un rayon aléatoire sur t , de loi Θ_t et $x \in t$, La loi du rayon Ξ sachant $\{x \prec \Xi\}$ est la loi $\Theta_{t[x]}$.

Règle de flots : exemples

- ▶ VIS défini par : pour tout arbre t et tout x dans t :

$$\text{VIS}_t(x) = \prod_{\emptyset \preceq y \prec x} 1/\nu_t(y).$$

- ▶ HARM dans tous les modèles de marches transientes déjà rencontrés.
- ▶ Soit T un arbre de Galton-Watson. On suppose que $\sum_{k \geq 1} p_k k \ln(k) < \infty$. Par Kesten-Stigum, on a

$$\lim_{n \rightarrow \infty} Z_n(T)/m^n =: W(T) \in (0, \infty).$$

On pose alors, pour tout x dans T

$$\text{UNIF}_T(x) := \frac{W(T[x])}{\sum_{|y|=|x|} W(T[y])}.$$

Mesure invariante par rapport à une règle de flot

Soit μ une mesure de probabilité sur l'ensemble des arbres et Θ une règle de flot.

La mesure $\mu \times \Theta$ est la mesure de probabilité définie par

$$\int f(t) \, d(\mu \times \Theta)(t) = \int \sum_{i=1}^{\nu_t(\emptyset)} \Theta_t(i) f(t[i]) \, d\mu(t).$$

Interprétation probabiliste : on commence par choisir un arbre aléatoire T suivant μ , puis, si i est un enfant de la racine, on choisit le sous-arbre $T[i]$ avec probabilité $\Theta_T(i)$.

Définition

Si $\mu \times \Theta = \mu$, on dit que μ est Θ -invariante.

Mesure invariante absolument continue par rapport à **GW**

Théorème (Lyons, Pemantle, Peres, 1995)

S'il existe une probabilité μ qui est

- ▶ *absolument continue par rapport à **GW**,*
- ▶ *Θ -invariante,*

alors la dimension de Hausdorff de Θ_T est presque sûrement une constante égale à

$$\dim_{\text{H}} \Theta_T = \int \ln \left(\frac{1}{\Theta_T(\xi_1)} \right) d(\Theta \times \mu_{\Theta})(\xi, T).$$

De plus, cette dimension est $< \ln m$, sauf si Θ_T est presque sûrement égal à UNIF_T .

Exemples de calculs de dimension

- Pour **VIS**, la mesure **GW** est déjà stationnaire. La formule donne que presque sûrement,

$$\dim_{\mathbb{H}} \mathbf{VIS}_T = \mathbb{E} [\ln (Z_1)] \underbrace{<}_{\text{Jensen}} \ln m.$$

- Pour **UNIF**, la mesure de densité W par rapport à **GW** est invariante. Après calcul, on trouve

$$\dim_{\mathbb{H}} \mathbf{UNIF}_T = \ln m.$$

Une machine pour construire des règles de flots

Soit Φ une fonction sur l'ensemble des arbres, à valeurs dans $(0, \infty)$. On définit une règle de flot Θ en posant, pour i dans la première génération

$$\Theta_t(i) = \frac{\Phi(t[i])}{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \Phi(t[j])},$$

et en continuant récursivement.

Une machine pour construire des règles de flots

Soit Φ une fonction sur l'ensemble des arbres, à valeurs dans $(0, \infty)$. On définit une règle de flot Θ en posant, pour i dans la première génération

$$\Theta_t(i) = \frac{\Phi(t[i])}{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \Phi(t[j])},$$

et en continuant récursivement. On suppose qu'on peut récupérer la valeur de $\Phi(t)$ avec seulement

- ▶ la somme $\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \Phi(t[j])$ et
- ▶ une marque Γ_\emptyset (aléatoire ou non) sur la racine.

$$\Phi(t) = h \left(\Gamma_\emptyset, \sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \Phi(t[j]) \right).$$

Une CNS pour l'existence de mesures invariantes

On suppose que h vérifie, pour tous u, v, w

- ▶ $h(u, v) = h(v, u)$;
- ▶ $h(u, h(v, w)) = h(h(u, v), w)$;
- ▶ $h(u + v, w)/h(u, v + w) = (u + v)w/(u(v + w))$.

Une CNS pour l'existence de mesures invariantes

On suppose que h vérifie, pour tous u, v, w

- ▶ $h(u, v) = h(v, u)$;
- ▶ $h(u, h(v, w)) = h(h(u, v), w)$;
- ▶ $h(u + v, w)/h(u, v + w) = (u + v)w/(u(v + w))$.

On pose, pour $u > 0$,

$$\kappa(u) = \mathbb{E} \left[h \left(u, \sum_{j=1}^{\nu_{\tilde{T}}(\emptyset)} \Phi(\tilde{T}[j]) \right) \right].$$

Théorème (R. 2017)

Alors, si $\mathbb{E}[\kappa(\Phi(T))] < \infty$, la mesure (renormalisée) de densité $\kappa(\Phi(T))$ par rapport à \mathbf{GW} est Θ -invariante.

Exemples de fonctions h

- ▶ $h(u, v) = \alpha uv$, pour $\alpha > 0$;
- ▶ $h(u, v) = uv/(u + v - c)$ pour $c > 0$ et $u, v > c$;
- ▶ $h(u, v) = uv/(u + v + d)$ pour $d \geq 0$.

Retour sur la marche λ -biaisée

On rappelle les relations :

$$\beta(t) = \frac{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])}{\lambda + \sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])},$$
$$\text{HARM}_t(i) = \frac{\beta(t[i])}{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])}.$$

On cherche la bonne fonction h .

Retour sur la marche λ -biaisée

On rappelle les relations :

$$\beta(t) = \frac{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])}{\lambda + \sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])},$$
$$\text{HARM}_t(i) = \frac{\beta(t[i])}{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])}.$$

On cherche la bonne fonction h .

$$h(u, v) := \frac{uv}{\lambda - 1 + u + v}.$$

Retour sur la marche λ -biaisée

On rappelle les relations :

$$\beta(t) = \frac{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])}{\lambda + \sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])},$$
$$\text{HARM}_t(i) = \frac{\beta(t[i])}{\sum_{j=1}^{\nu_t(\emptyset)} \beta(t[j])}.$$

On cherche la bonne fonction h .

$$h(u, v) := \frac{uv}{\lambda - 1 + u + v}.$$

Permet de trouver la bonne densité pour avoir une mesure HARM-invariante.

Merci pour votre attention!