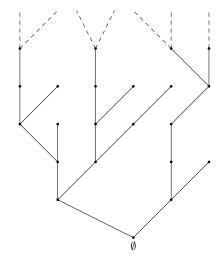
# Marches aléatoires $\lambda$ -biaisées sur un arbre de Galton-Watson

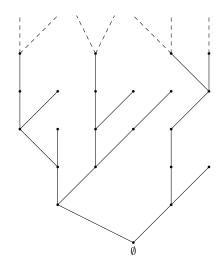
Loïc de Raphelis

Vendredi 29 août 2014

Soit  $\mathbb T$  un arbre enraciné, et  $\lambda>0$  un réel positif.

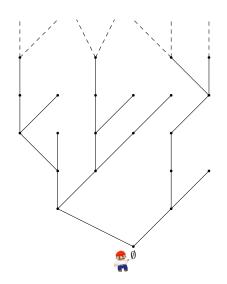


Soit  $\mathbb T$  un arbre enraciné, et  $\lambda>0$  un réel positif. On définit  $(X_n^{\mathbb T})_{n\in\mathbb N}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb T$  comme suit :



Soit  $\mathbb{T}$  un arbre enraciné, et  $\lambda > 0$  un réel positif.

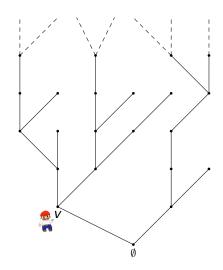
On définit  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n\in\mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{T}$  comme suit :



• La marche aléatoire commence en la racine  $\emptyset: X_0 = \emptyset$  p.s.

Soit  $\mathbb T$  un arbre enraciné, et  $\lambda>0$  un réel positif.

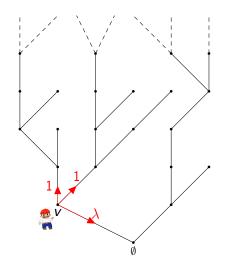
On définit  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n\in\mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{T}$  comme suit :



- La marche aléatoire commence en la racine  $\emptyset: X_0 = \emptyset$  p.s.
- Si pour  $n \in \mathbb{N}$  on a  $X_n = v$ , où  $v \in \mathbb{T}$ , alors

Soit  $\mathbb{T}$  un arbre enraciné, et  $\lambda > 0$  un réel positif.

On définit  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n\in\mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{T}$  comme suit :



- La marche aléatoire commence en la racine  $\emptyset: X_0 = \emptyset$  p.s.
- Si pour  $n \in \mathbb{N}$  on a  $X_n = v$ , où  $v \in \mathbb{T}$ , alors

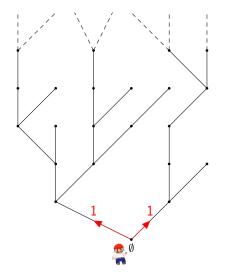
$$P(X_{n+1} = x | X_n = v) = \frac{1}{\lambda + d_v}$$

Pour tout  $x \in C_v$ , et

$$P(X_{n+1} = \Pi v | X_n = v) = \frac{\lambda}{\lambda + d_v}$$

Soit  $\mathbb{T}$  un arbre enraciné, et  $\lambda > 0$  un réel positif.

On définit  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n\in\mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{T}$  comme suit :



- La marche aléatoire commence en la racine  $\emptyset: X_0 = \emptyset$  p.s.
- Si pour  $n \in \mathbb{N}$  on a  $X_n = v$ , où  $v \in \mathbb{T}$ , alors

$$P(X_{n+1} = x | X_n = v) = \frac{1}{\lambda + d_v}$$

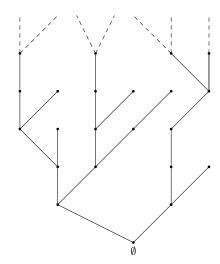
Pour tout  $x \in C_{v}$ , et

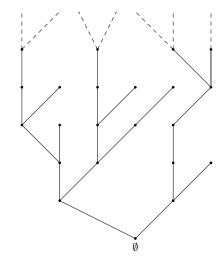
$$P(X_{n+1} = \Pi v | X_n = v) = \frac{\lambda}{\lambda + d_v}$$

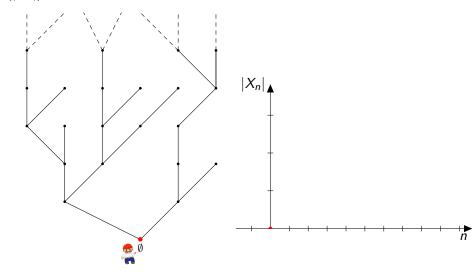
$$(P(X_{n+1} = \{i\}|X_n = \emptyset) = \frac{1}{d_{\emptyset}}$$

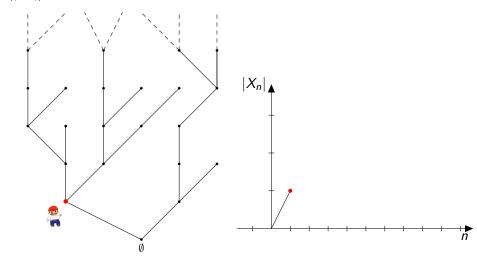
$$\forall k \leq d_{\emptyset}$$

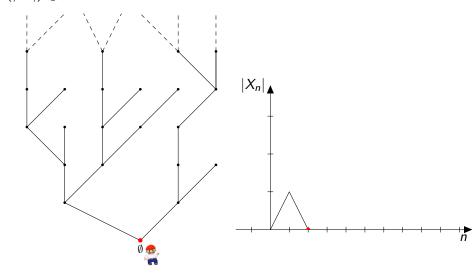
Soit  $\mathbb T$  un arbre fixé,  $\lambda>0$ ,  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$  la marche aléatoire sur  $\mathbb T.$ 

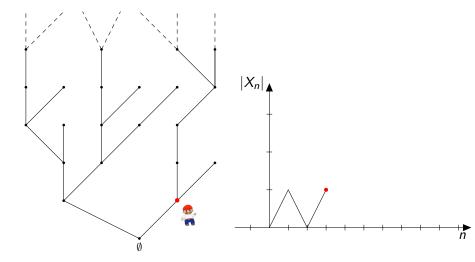


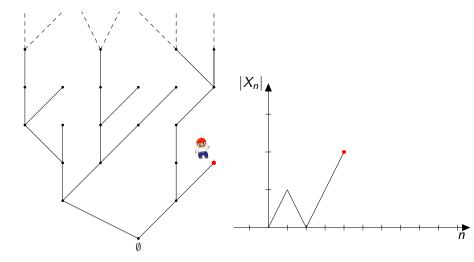


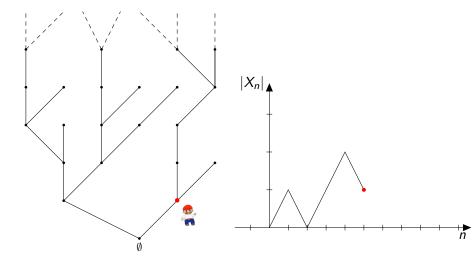


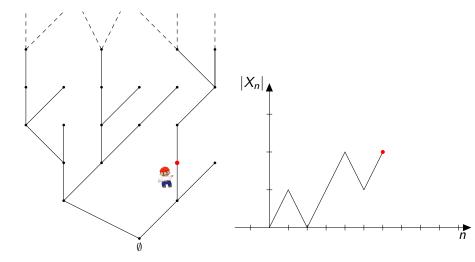


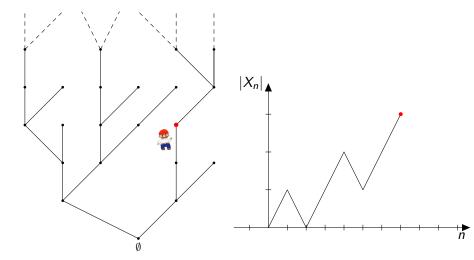


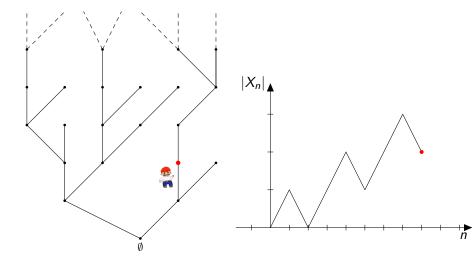


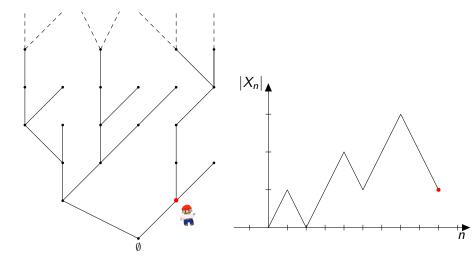








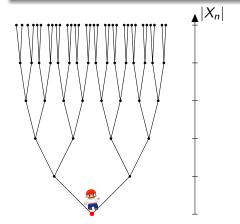


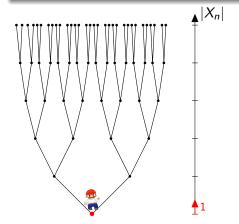


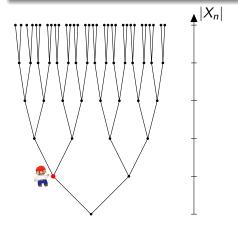
La question qui nous intéresse est la suivante :

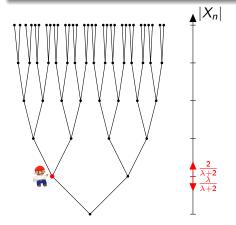
La question qui nous intéresse est la suivante :

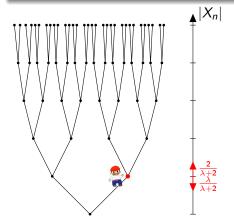
Quel est le comportement de  $|X_n|$  lorsque  $n \to +\infty$ ?

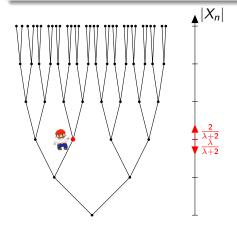


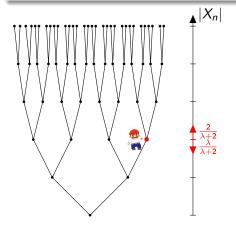


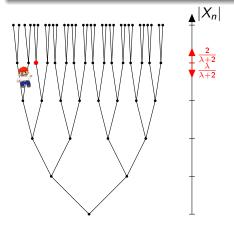


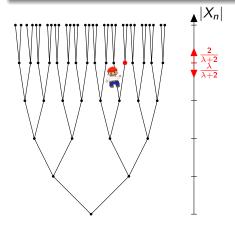




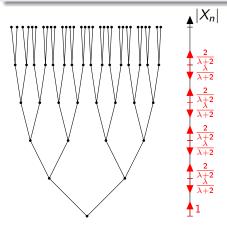






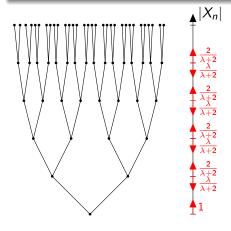


Supposons que  $\mathbb{T}$  soit l'arbre binaire.



 $(|X_n|)_{n\in\mathbb{N}}$  est la marche aléatoire simple sur  $\mathbb{Z}_+.$ 

Supposons que  $\mathbb{T}$  soit l'arbre binaire.

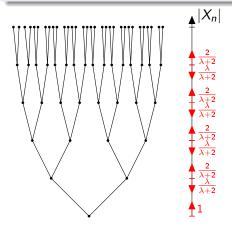


 $(|X_n|)_{n\in\mathbb{N}}$  est la marche aléatoire simple sur  $\mathbb{Z}_+$ .

Celle-ci est

- transiente ssi  $\lambda < 2$ ,
- récurrente nulle ssi  $\lambda=2$
- récurrente positive ssi  $\lambda > 2$ .

Supposons que  $\mathbb{T}$  soit l'arbre binaire.



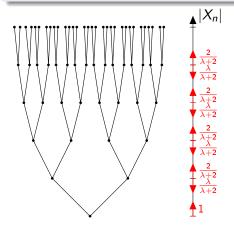
 $(|X_n|)_{n\in\mathbb{N}}$  est la marche aléatoire simple sur  $\mathbb{Z}_+$ .

Celle-ci est

- transiente ssi  $\lambda < 2$ ,
- récurrente nulle ssi  $\lambda=2$
- récurrente positive ssi  $\lambda > 2$ .

 $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  a les mêmes propriétés.

Supposons que  $\mathbb{T}$  soit l'arbre binaire.



 $(|X_n|)_{n\in\mathbb{N}}$  est la marche aléatoire simple sur  $\mathbb{Z}_+$ .

Celle-ci est

- transiente ssi  $\lambda < 2$ ,
- récurrente nulle ssi  $\lambda=2$
- récurrente positive ssi  $\lambda > 2$ .

 $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  a les mêmes propriétés.

 $\wedge$  Attention! En général,  $(|X_n|)_{n\in\mathbb{N}}$  n'est pas markovien.

### Marche aléatoire biaisée sur un arbre de Galton-Watson

Soit  $\mu$  une loi de reproduction, et  $m = E[\mu]$ ,  $\sigma^2 = Var(\mu)$ .

#### Marche aléatoire biaisée sur un arbre de Galton-Watson

Soit  $\mu$  une loi de reproduction, et  $m=\mathbf{E}[\mu]$ ,  $\sigma^2=Var(\mu)$ . Posons  $GW_\mu^*$  la loi de l'arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  conditionné à survivre.

Soit  $\mu$  une loi de reproduction, et  $m=\mathbf{E}[\mu]$ ,  $\sigma^2=Var(\mu)$ . Posons  $GW_\mu^*$  la loi de l'arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  conditionné à survivre.

# Lyons '90'

Si m>1 et  $\sigma^2<+\infty$ , alors pour presque tout  $GW_\mu^*$   $\mathbb{T}$ ,

Soit  $\mu$  une loi de reproduction, et  $m=\mathbf{E}[\mu]$ ,  $\sigma^2=Var(\mu)$ . Posons  $GW_\mu^*$  la loi de l'arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  conditionné à survivre.

# Lyons '90

Si m>1 et  $\sigma^2<+\infty$ , alors pour presque tout  $GW_\mu^*$   $\mathbb T$ ,

• Si  $\lambda > m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n \in \mathbb{N}}$  est récurrent positif.

Soit  $\mu$  une loi de reproduction, et  $m=\mathbf{E}[\mu]$ ,  $\sigma^2=Var(\mu)$ . Posons  $GW_\mu^*$  la loi de l'arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  conditionné à survivre.

# Lyons '90

Si m>1 et  $\sigma^2<+\infty$ , alors pour presque tout  $GW_\mu^*$   $\mathbb{T}$ ,

- Si  $\lambda > m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n \in \mathbb{N}}$  est récurrent positif.
- Si  $\lambda = m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n \in \mathbb{N}}$  est récurrent nul.

Soit  $\mu$  une loi de reproduction, et  $m=\mathbf{E}[\mu]$ ,  $\sigma^2=Var(\mu)$ . Posons  $GW_\mu^*$  la loi de l'arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  conditionné à survivre.

## Lyons '90

Si m>1 et  $\sigma^2<+\infty$ , alors pour presque tout  $GW_\mu^*$   $\mathbb{T}$ ,

- Si  $\lambda > m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n \in \mathbb{N}}$  est récurrent positif.
- Si  $\lambda=m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n\in\mathbb{N}}$  est récurrent nul.
- Si  $\lambda < m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n \in \mathbb{N}}$  est transiente.

Soit  $\mu$  une loi de reproduction, et  $m=\mathbf{E}[\mu]$ ,  $\sigma^2=Var(\mu)$ . Posons  $GW_\mu^*$  la loi de l'arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  conditionné à survivre.

## Lyons '90

Si m>1 et  $\sigma^2<+\infty$ , alors pour presque tout  $GW_\mu^*$   $\mathbb{T}$ ,

- Si  $\lambda > m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n \in \mathbb{N}}$  est récurrent positif.
- Si  $\lambda=m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n\in\mathbb{N}}$  est récurrent nul.
- Si  $\lambda < m$ , alors  $(X_n^{\mathbb{T}})_{n \in \mathbb{N}}$  est transiente.

Nous allons nous intéresser au cas  $\lambda = m$ 

# Peres & Zeitouni '06

Soit  $\mu$  une loi de reproduction telle que  $\mu(0) = 0$  et  $\sigma^2 < +\infty$ .

## Peres & Zeitouni '06

Soit  $\mu$  une loi de reproduction telle que  $\mu(0) = 0$  et  $\sigma^2 < +\infty$ .

Alors il existe une constante explicite  $\Sigma > 0$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , sous  $\mathbf{P}_{\lambda}$ ,

## Peres & Zeitouni '06

Soit  $\mu$  une loi de reproduction telle que  $\mu(0)=0$  et  $\sigma^2<+\infty$ .

Alors il existe une constante explicite  $\Sigma>0$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , sous  $\mathbf{P}_{\lambda}$ ,

$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}^{\mathbb{T}}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\Sigma}|B_t|, t \geq 0\right)$$

## Peres & Zeitouni '06

Soit  $\mu$  une loi de reproduction telle que  $\mu(0)=0$  et  $\sigma^2<+\infty$ .

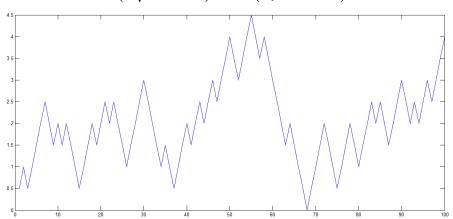
Alors il existe une constante explicite  $\Sigma>0$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , sous  $\mathbf{P}_{\lambda}$ ,

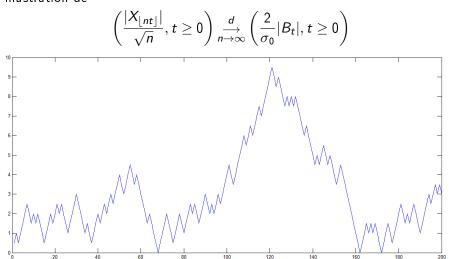
$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}^{\mathbb{T}}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\Sigma}|B_t|, t \geq 0\right)$$

où B est un mouvement brownien standard, et où la convergence a lieu pour la topologie de Skorokhod dans  $\mathbb{D}(\mathbb{R}_+,\mathbb{R})$  l'espace des fonctions càdlàg.

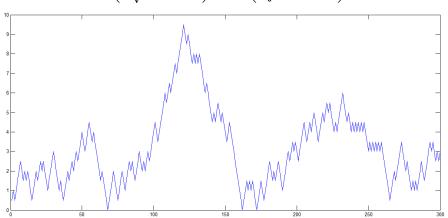
$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\sigma_0} |B_t|, t \geq 0\right)$$

$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \mathop{\to}\limits_{n \to \infty}^d \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|, t \geq 0\right)$$





$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \mathop{\to}\limits_{n \to \infty}^d \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|, t \geq 0\right)$$



$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \overset{d}{\underset{n \to \infty}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|, t \geq 0\right)$$

50

100

150

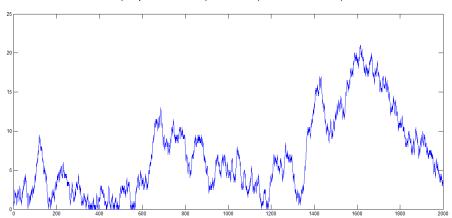
200

250

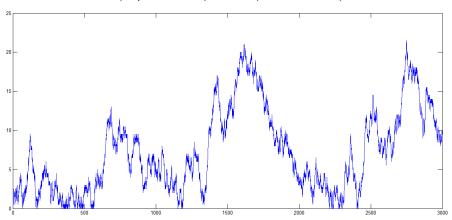
300

$$\left(\frac{\left|X_{\lfloor nt\rfloor}\right|}{\sqrt{n}},t\geq 0\right) \underset{n\to\infty}{\overset{d}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}}} \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|,t\geq 0\right)$$

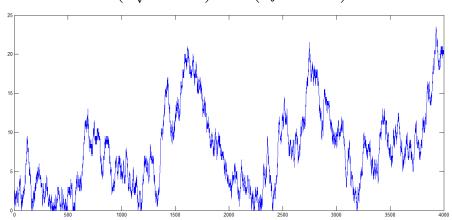
$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \mathop{\to}\limits_{n \to \infty}^d \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|, t \geq 0\right)$$



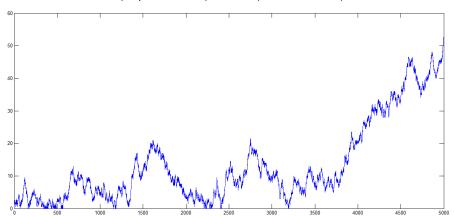
$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \overset{d}{\underset{n \to \infty}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\sigma_0} |B_t|, t \geq 0\right)$$



$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \mathop{\to}\limits_{n \to \infty}^d \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|, t \geq 0\right)$$

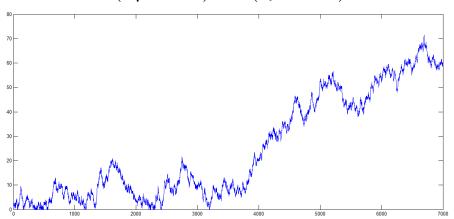


$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \mathop{\to}\limits_{n \to \infty}^d \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|, t \geq 0\right)$$

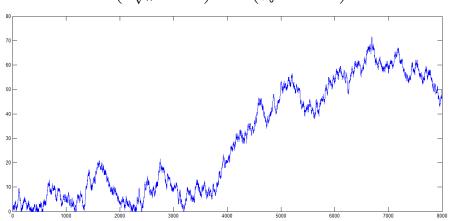


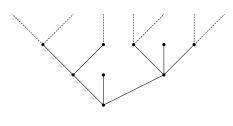
$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|, t \geq 0\right)$$

$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \mathop{\to}\limits_{n \to \infty}^d \left(\frac{2}{\sigma_0}|B_t|, t \geq 0\right)$$



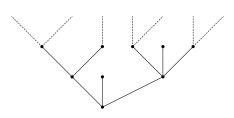
$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\sigma_0} |B_t|, t \geq 0\right)$$



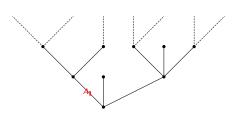


• Soit T un arbre de GW surcritique conditionné à survivre

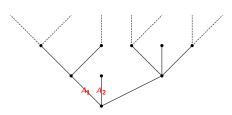
Ce théorème a été étendu à un modèle plus large en 2008 par G. Faraud :



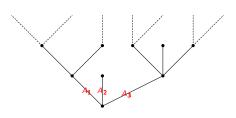
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x\in\mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A]=\frac{1}{m}$



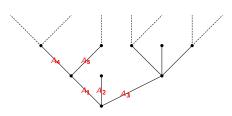
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$



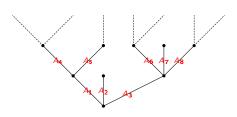
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$



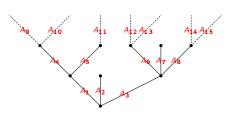
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$



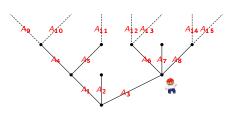
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$



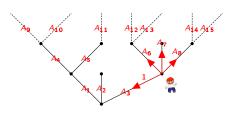
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_X)_{X\in\mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A]=\frac{1}{m}$



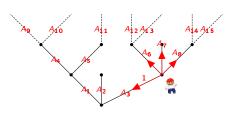
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$



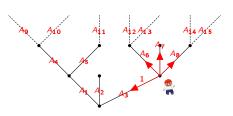
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- ullet  $(A_x)_{x\in\mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A]=rac{1}{m}$
- Les probabilités de transition sont proportionnelles à  $(A_x)_{x\in\mathbb{T}}$



- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- ullet  $(A_x)_{x\in\mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A]=rac{1}{m}$
- Les probabilités de transition sont proportionnelles à  $(A_x)_{x\in\mathbb{T}}$



- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$
- Les probabilités de transition sont proportionnelles à  $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  (cas  $\lambda$ -biaisé :  $A_i = \frac{1}{m}$  p.s.)



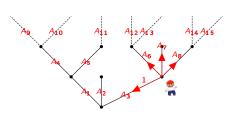
- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$
- Les probabilités de transition sont proportionnelles à  $(A_x)_{x\in\mathbb{T}}$ (cas  $\lambda$ -biaisé :  $A_i = \frac{1}{m}$  p.s.)

## Faraud '08

Supposons que E $\left|\sum_{i=1}^{N(\emptyset)}A_i^8
ight|<1$  (resp. E $\left|\sum_{i=1}^{N(\emptyset)}A_i^5
ight|<1$ ) .

Alors il existe une constante explicite  $\Sigma > 0$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , under  $P_{\lambda}$  (resp. under  $P_{\lambda,GW_{\alpha}^*}$ )

Ce théorème a été étendu à un modèle plus large en 2008 par G. Faraud :



- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$
- Les probabilités de transition sont proportionnelles à  $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  (cas  $\lambda$ -biaisé :  $A_i = \frac{1}{m}$  p.s.)

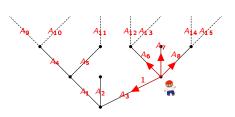
#### Faraud '08

Supposons que  $\mathsf{E}\Big[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)}A_i^8\Big] < 1$  (resp.  $\mathsf{E}\Big[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)}A_i^5\Big] < 1$ ) .

Alors il existe une constante explicite  $\Sigma > 0$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , under  $\mathbf{P}_{\lambda}$  (resp. under  $\mathbf{P}_{\lambda,GW_{\sigma}^{*}}$ )

$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}^{\mathbb{T}}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\Sigma}|B_t|, t \geq 0\right)$$

Ce théorème a été étendu à un modèle plus large en 2008 par G. Faraud :



- ullet Soit  ${\mathbb T}$  un arbre de GW surcritique conditionné à survivre
- $(A_x)_{x \in \mathbb{T}}$  des variables aléatoires i.i.d. telles que  $\mathbf{E}[A] = \frac{1}{m}$
- Les probabilités de transition sont proportionnelles à  $(A_x)_{x\in\mathbb{T}}$  (cas  $\lambda$ -biaisé :  $A_i=\frac{1}{m}$  p.s.)

#### Faraud '08

Supposons que  $\mathsf{E}\Big[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)}A_i^8\Big]<1$  (resp.  $\mathsf{E}\Big[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)}A_i^5\Big]<1$ ).

Alors il existe une constante explicite  $\Sigma > 0$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , under  $\mathbf{P}_{\lambda}$  (resp. under  $\mathbf{P}_{\lambda,GW_{\pi}^{*}}$ )

$$\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}^{\mathbb{T}}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{\Sigma}|B_t|, t \geq 0\right)$$

pour la topologie de Skorokhod sur  $\mathbb{D}(\mathbb{R}_+,\mathbb{R})$ .

Nous proposons une méthode pour démontrer ces théorèmes sous des conditions optimales, méthode basée sur la trace de  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ .

Nous proposons une méthode pour démontrer ces théorèmes sous des conditions optimales, méthode basée sur la trace de  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ . Afin de pouvoir observer ce qu'est la trace de  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ , notre marcheur doit revêtir son habit de peintre :

Nous proposons une méthode pour démontrer ces théorèmes sous des conditions optimales, méthode basée sur la trace de  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ . Afin de pouvoir observer ce qu'est la trace de  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ , notre marcheur doit revêtir son habit de peintre :



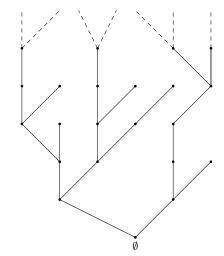
Nous proposons une méthode pour démontrer ces théorèmes sous des conditions optimales, méthode basée sur la trace de  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ . Afin de pouvoir observer ce qu'est la trace de  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ , notre marcheur doit revêtir son habit de peintre :



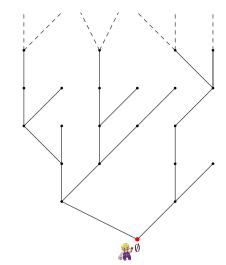
 $\mathcal{T}^n$  (trace de  $(X_n^{\mathbb{F}})_{n\in\mathbb{N}}$  jusqu'au temps n) :

 $\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$ 

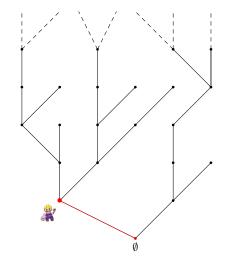
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



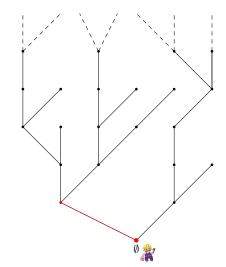
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



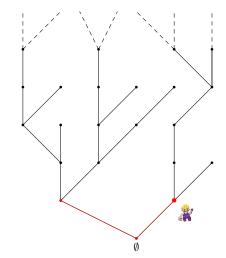
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



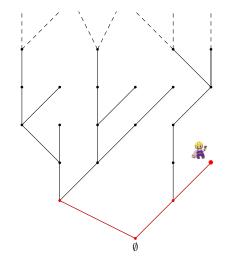
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



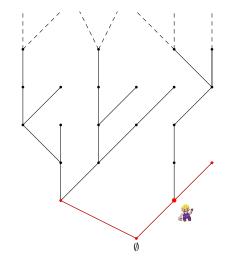
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



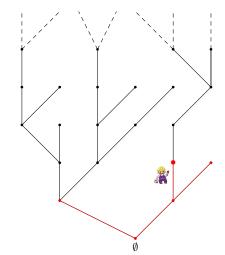
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



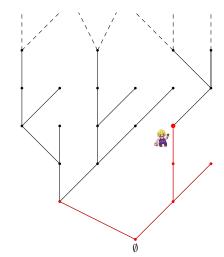
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



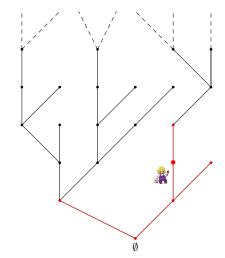
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



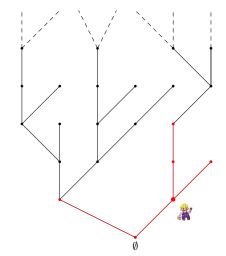
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



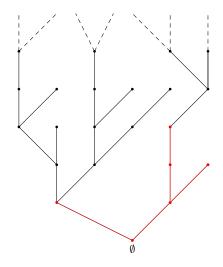
$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



$$\mathcal{T}^n := \{ x \in \mathbb{T} \mid \exists k \le n, X_k = x \}.$$



Arbre rouge =  $\mathcal{T}^9$ 

Soit  $\mu$  une loi de reproduction sur-critique, et  $(A_x)_x$  des variables aléatoires positives i.i.d. .

Soit  $\mu$  une loi de reproduction sur-critique, et  $(A_x)_x$  des variables aléatoires positives i.i.d. .

#### E. Aidekon & R. '14

Supposons que  $\mathbf{E}\Big[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)}A_i^2\Big]<1$ .

Soit  $\mu$  une loi de reproduction sur-critique, et  $(A_x)_x$  des variables aléatoires positives i.i.d. .

#### E. Aidekon & R. '14

Supposons que  $\mathbf{E}\left[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)} A_i^2\right] < 1$ .

Alors il existe une constante explicite  $\Sigma$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , sous  $P_{\lambda}$  (ou sous  $P_{\lambda,GW_{\sigma}^{*}}$ )

•

Soit  $\mu$  une loi de reproduction sur-critique, et  $(A_x)_x$  des variables aléatoires positives i.i.d. .

#### E. Aidekon & R. '14

Supposons que  $\mathbf{E}\left[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)} A_i^2\right] < 1$ .

Alors il existe une constante explicite  $\Sigma$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , sous  $\mathbf{P}_{\lambda}$  (ou sous  $\mathbf{P}_{\lambda,GW_{\mu}^*}$ )

$$\left(\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}^{\mathbb{T}}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right), \mathcal{T}^n\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\left(\frac{2}{\Sigma}|B_t|, t \geq 0\right), \mathcal{T}((\frac{2}{\Sigma}|B_t|)_{0 \leq t \leq 1})\right)$$

,

Soit  $\mu$  une loi de reproduction sur-critique, et  $(A_x)_x$  des variables aléatoires positives i.i.d. .

#### E. Aidekon & R. '14

Supposons que  $\mathbf{E}\left[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)} A_i^2\right] < 1$ .

Alors il existe une constante explicite  $\Sigma$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , sous  $\mathbf{P}_{\lambda}$  (ou sous  $\mathbf{P}_{\lambda,GW_{\mu}^*}$ )

$$\left(\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}^{\mathbb{T}}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right), \mathcal{T}^n\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\left(\frac{2}{\Sigma}|B_t|, t \geq 0\right), \mathcal{T}((\frac{2}{\Sigma}|B_t|)_{0 \leq t \leq 1})\right)$$

où  $\mathcal{T}(\frac{2}{\Sigma}|B|)$  est l'arbre réel codé par  $\frac{2}{\Sigma}|B|$ ,

Soit  $\mu$  une loi de reproduction sur-critique, et  $(A_x)_x$  des variables aléatoires positives i.i.d. .

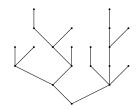
#### E. Aidekon & R. '14

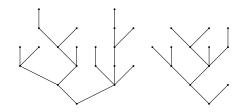
Supposons que  $\mathbf{E}\left[\sum_{i=1}^{N(\emptyset)} A_i^2\right] < 1$ .

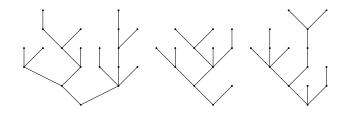
Alors il existe une constante explicite  $\Sigma$  telle que, pour  $\mu$ -presque tout arbre de GW  $\mathbb{T}$ , sous  $\mathbf{P}_{\lambda}$  (ou sous  $\mathbf{P}_{\lambda,GW_{\sigma}^{*}}$ )

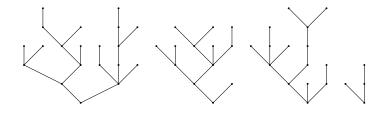
$$\left(\left(\frac{|X_{\lfloor nt\rfloor}^{\mathbb{T}}|}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right), \mathcal{T}^n\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\left(\frac{2}{\Sigma}|B_t|, t \geq 0\right), \mathcal{T}((\frac{2}{\Sigma}|B_t|)_{0 \leq t \leq 1})\right)$$

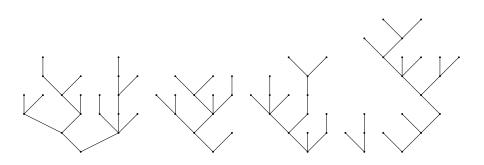
où  $\mathcal{T}(\frac{2}{\Sigma}|B|)$  est l'arbre réel codé par  $\frac{2}{\Sigma}|B|$ , et où la convergence a lieu pour la topologie de Skorokhod sur  $\mathbb{D}(\mathbb{R}_+,\mathbb{R})$  et la topologie de Gromov-Haussdorff sur les arbres réels.



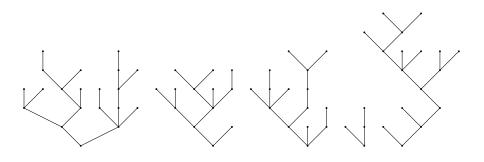




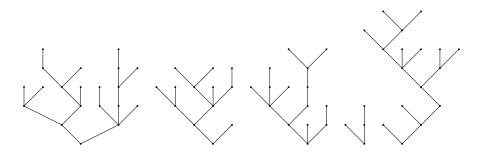




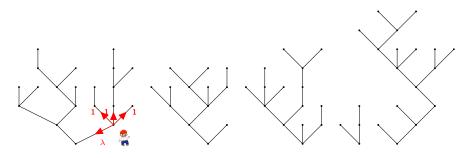
Soit  $\mathbb{T}_1$ ,  $\mathbb{T}_2$ , ...,  $\mathbb{T}_n$ , ... une suite d'arbres de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  sur-critique ( $m=\mathbf{E}[\mu]>1$ ) à variance finie.  $\bigcup_{n\in\mathbb{N}}\mathbb{T}_n$  forme une forêt notée  $\mathbb{F}$ .



Soit  $\mathbb{T}_1$ ,  $\mathbb{T}_2$ , ...,  $\mathbb{T}_n$ , ... une suite d'arbres de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  sur-critique ( $m = \mathbf{E}[\mu] > 1$ ) à variance finie.  $\bigcup_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{T}_n$  forme une forêt notée  $\mathbb{F}$ . Soit  $(X_n^{\mathbb{F}})_{n \in \mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{F}$ .

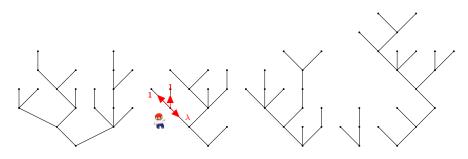


Soit  $\mathbb{T}_1$ ,  $\mathbb{T}_2$ , ...,  $\mathbb{T}_n$ , ... une suite d'arbres de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  sur-critique ( $m = \mathbf{E}[\mu] > 1$ ) à variance finie.  $\bigcup_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{T}_n$  forme une forêt notée  $\mathbb{F}$ . Soit  $(X_n^{\mathbb{F}})_{n \in \mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{F}$ .



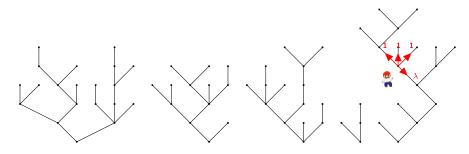
Les probabilités de transition sont les mêmes que sur un arbre.

Soit  $\mathbb{T}_1$ ,  $\mathbb{T}_2$ , ...,  $\mathbb{T}_n$ , ... une suite d'arbres de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  sur-critique ( $m = \mathbf{E}[\mu] > 1$ ) à variance finie.  $\bigcup_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{T}_n$  forme une forêt notée  $\mathbb{F}$ . Soit  $(X_n^{\mathbb{F}})_{n \in \mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{F}$ .



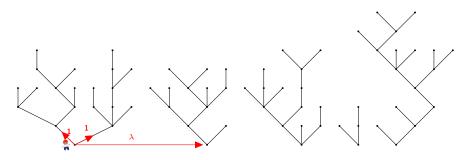
Les probabilités de transition sont les mêmes que sur un arbre.

Soit  $\mathbb{T}_1$ ,  $\mathbb{T}_2$ , ...,  $\mathbb{T}_n$ , ... une suite d'arbres de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  sur-critique ( $m=\mathbf{E}[\mu]>1$ ) à variance finie.  $\bigcup_{n\in\mathbb{N}}\mathbb{T}_n$  forme une forêt notée  $\mathbb{F}$ . Soit  $(X_n^{\mathbb{F}})_{n\in\mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{F}$ .



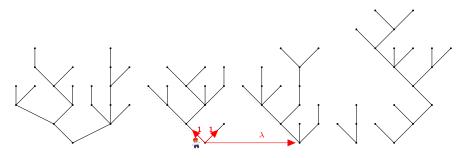
Les probabilités de transition sont les mêmes que sur un arbre.

Soit  $\mathbb{T}_1$ ,  $\mathbb{T}_2$ , ...,  $\mathbb{T}_n$ , ... une suite d'arbres de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  sur-critique ( $m=\mathbf{E}[\mu]>1$ ) à variance finie.  $\bigcup_{n\in\mathbb{N}}\mathbb{T}_n$  forme une forêt notée  $\mathbb{F}$ . Soit  $(X_n^{\mathbb{F}})_{n\in\mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{F}$ .



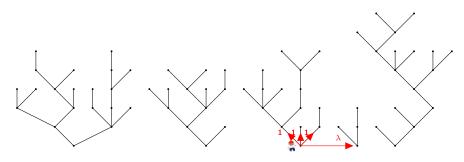
Les probabilités de transition sont les mêmes que sur un arbre. Sauf en les racines.

Soit  $\mathbb{T}_1$ ,  $\mathbb{T}_2$ , ...,  $\mathbb{T}_n$ , ... une suite d'arbres de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  sur-critique ( $m=\mathbf{E}[\mu]>1$ ) à variance finie.  $\bigcup_{n\in\mathbb{N}}\mathbb{T}_n$  forme une forêt notée  $\mathbb{F}$ . Soit  $(X_n^{\mathbb{F}})_{n\in\mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{F}$ .

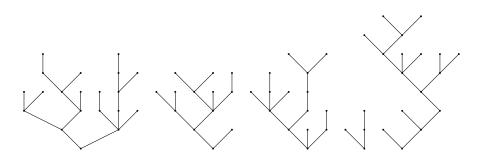


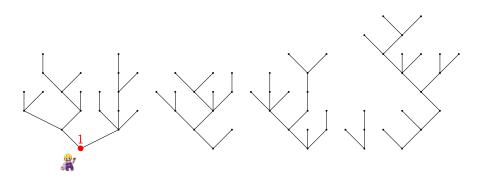
Les probabilités de transition sont les mêmes que sur un arbre. Sauf en les racines.

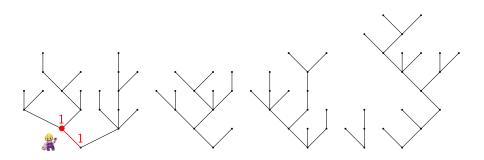
Soit  $\mathbb{T}_1$ ,  $\mathbb{T}_2$ , ...,  $\mathbb{T}_n$ , ... une suite d'arbres de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu$  sur-critique ( $m=\mathbf{E}[\mu]>1$ ) à variance finie.  $\bigcup_{n\in\mathbb{N}}\mathbb{T}_n$  forme une forêt notée  $\mathbb{F}$ . Soit  $(X_n^{\mathbb{F}})_{n\in\mathbb{N}}$  la marche aléatoire  $\lambda$ -biaisée sur  $\mathbb{F}$ .

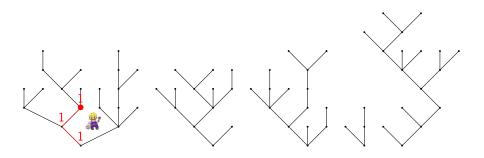


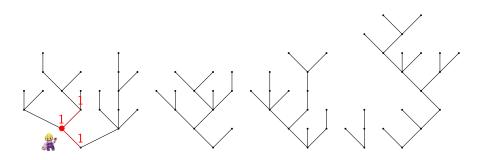
Les probabilités de transition sont les mêmes que sur un arbre. Sauf en les racines.

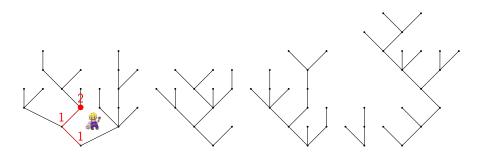


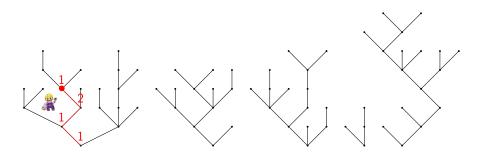


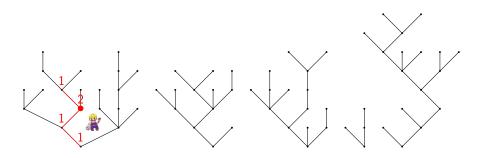


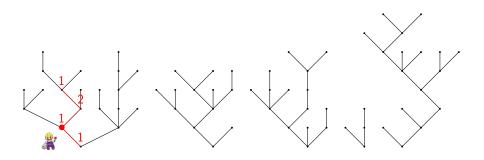


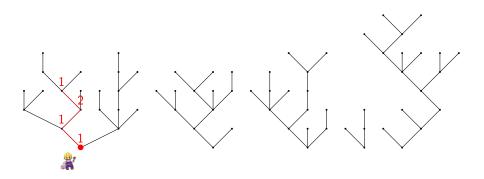


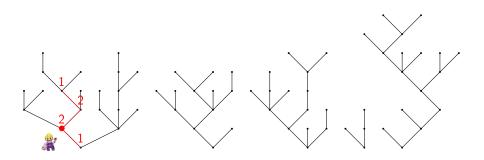


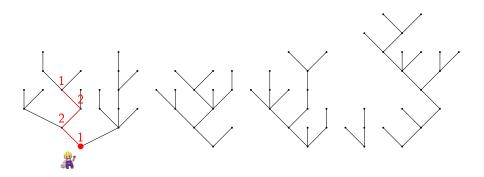


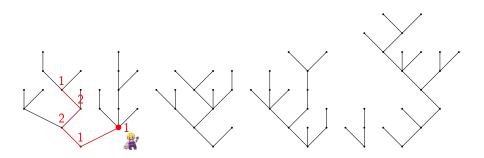


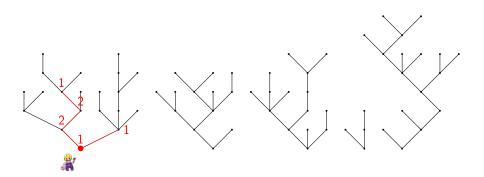


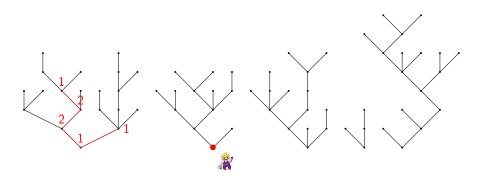


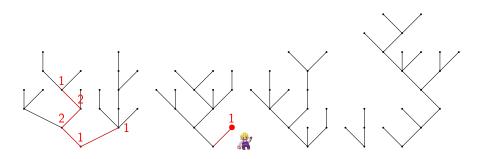


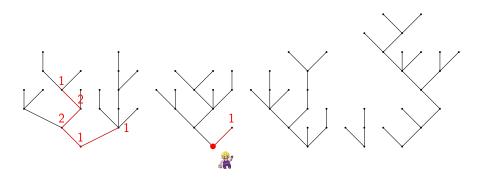


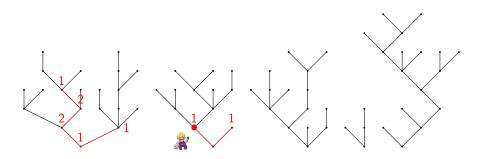


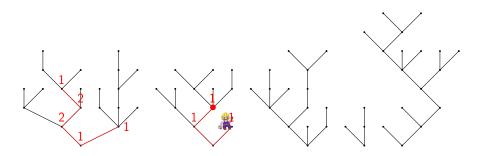


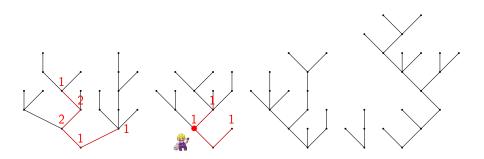


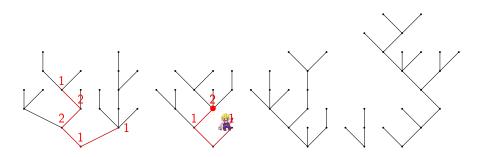


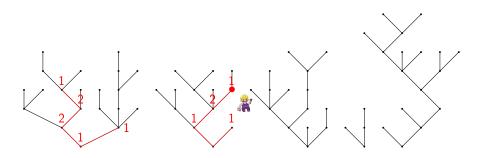


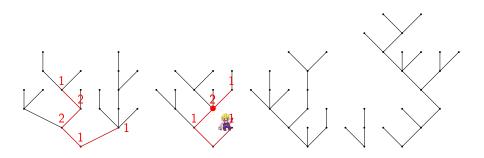


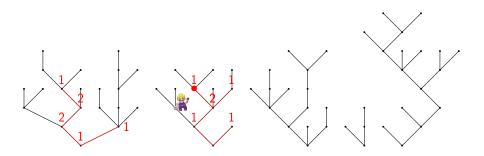


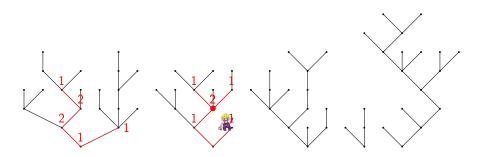


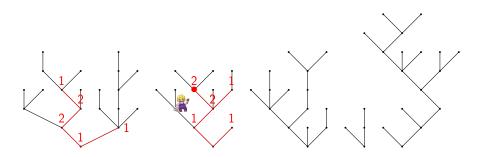


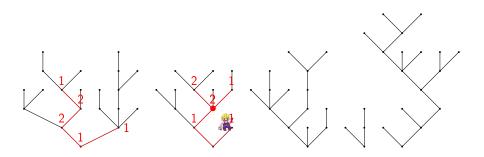


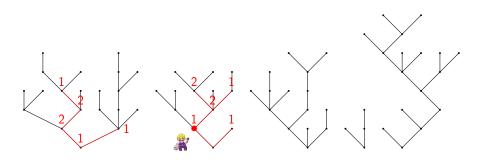


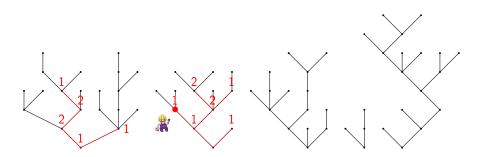


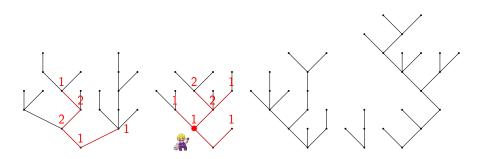


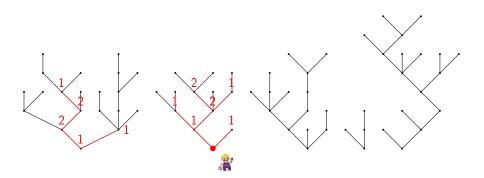


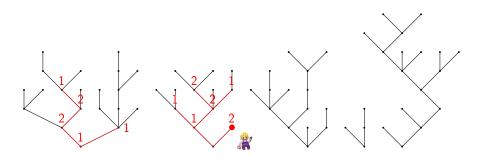


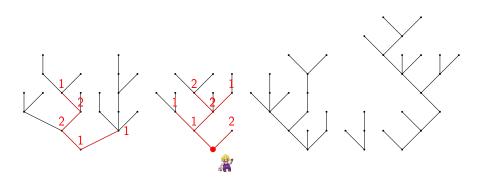


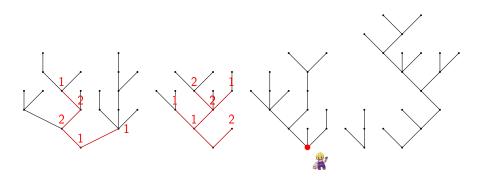


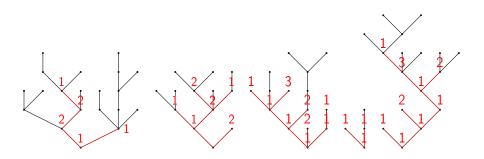


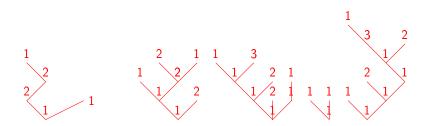


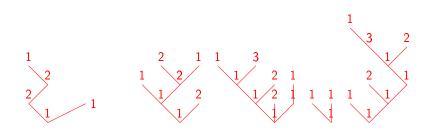






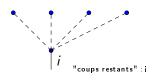


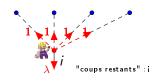


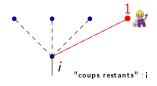


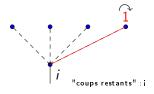
Quelle est la loi de l'arbre marqué  $(\mathcal{T}, \beta)$ ?

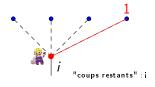


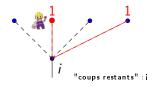


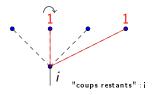


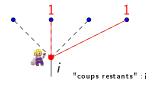


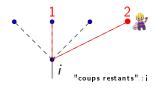


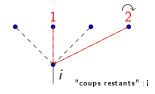


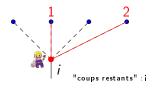


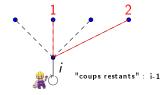


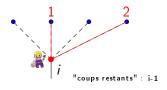


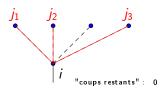


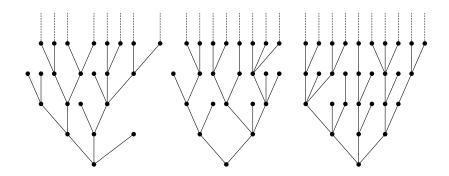


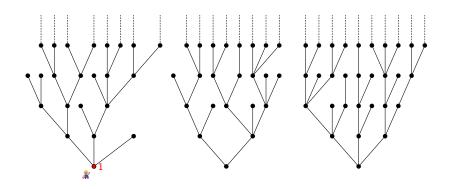


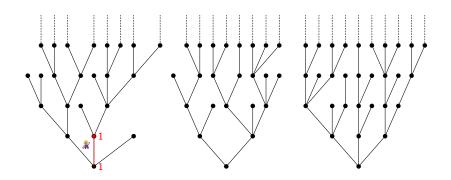


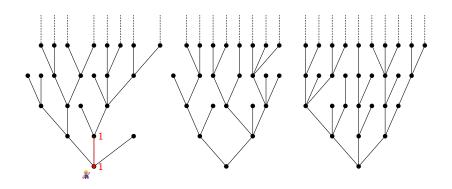


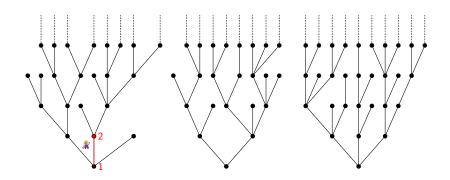


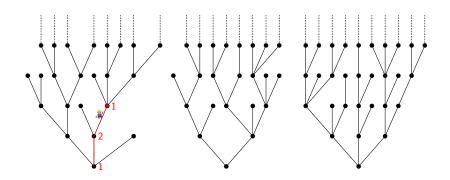


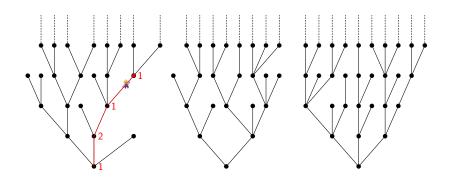


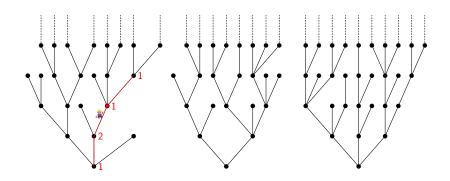


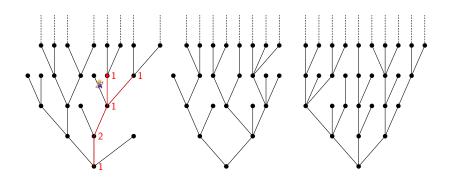


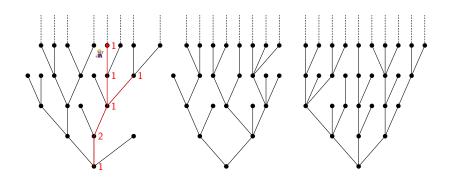


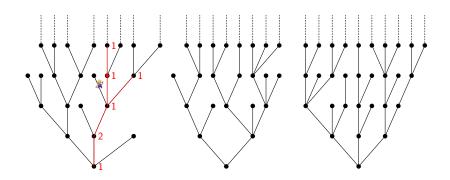


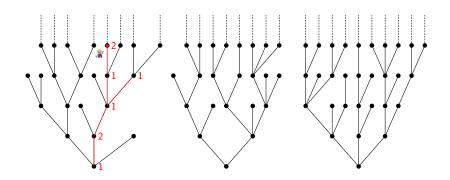


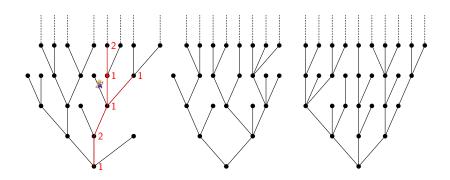


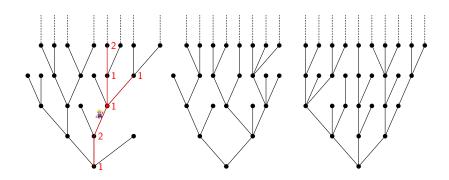


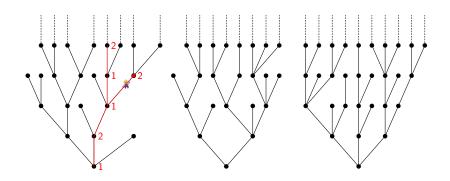


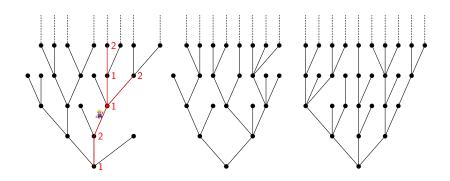


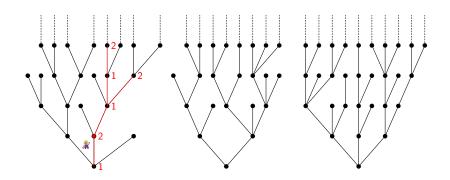


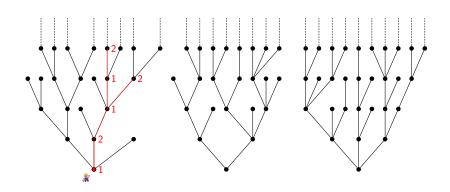


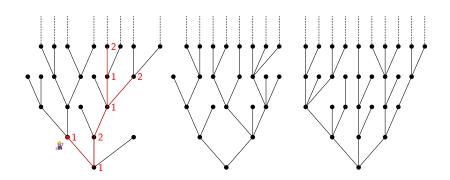


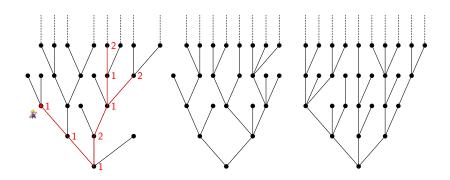


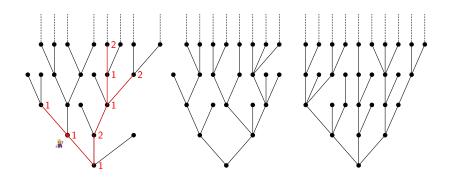


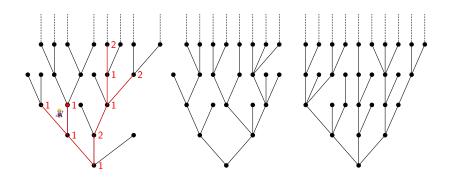


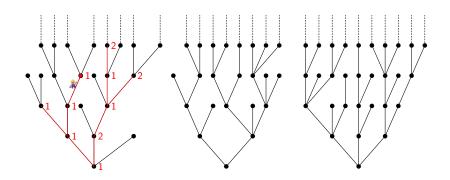


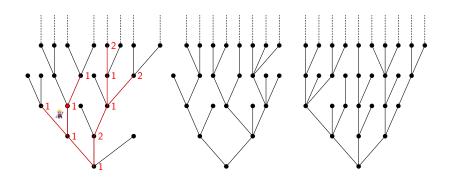


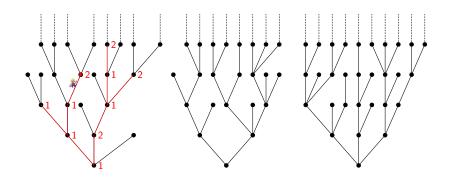


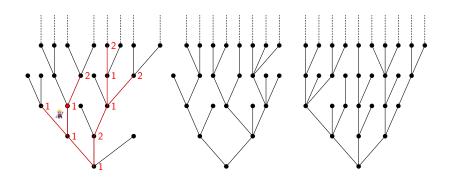


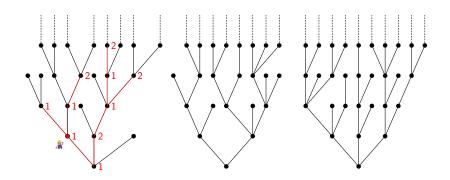


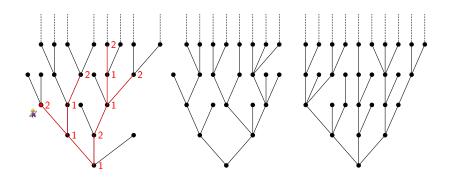


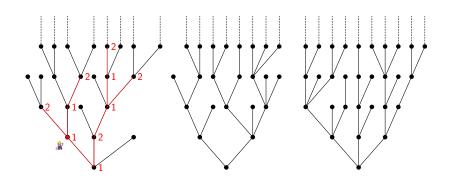


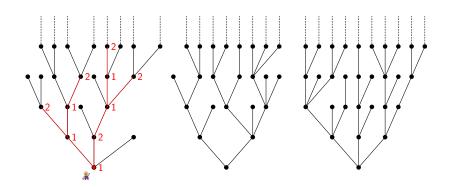


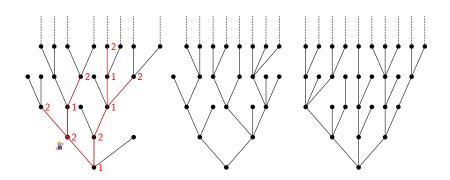


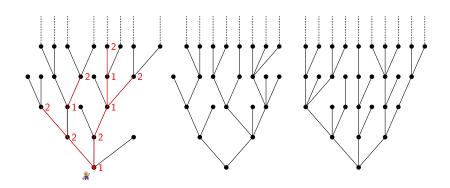


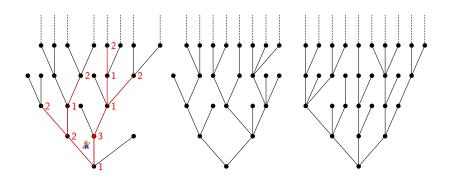


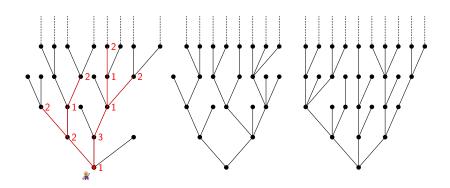


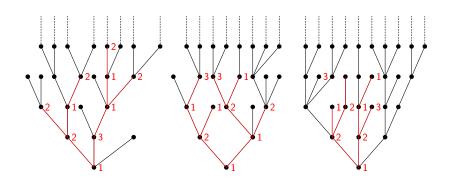




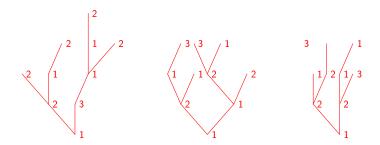




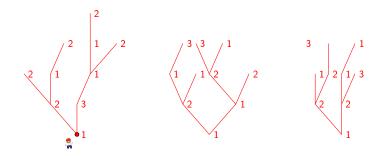




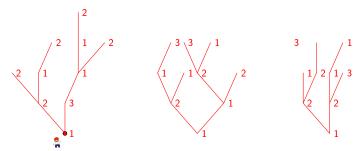
- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace,



- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire

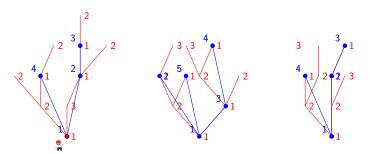


- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



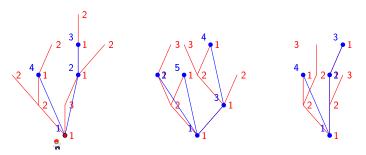
3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



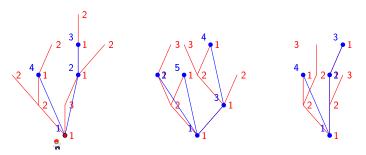
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



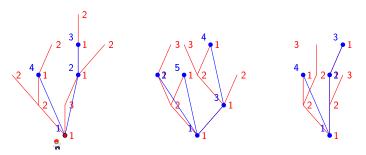
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



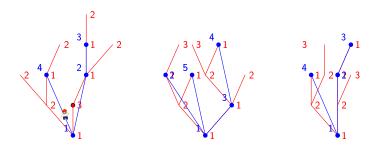
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



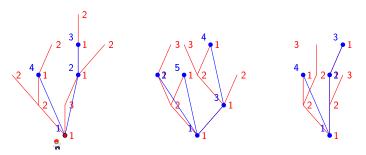
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



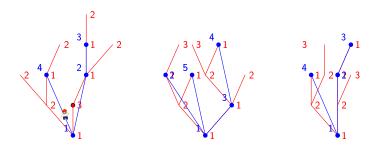
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



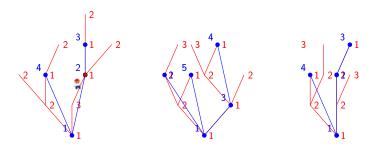
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



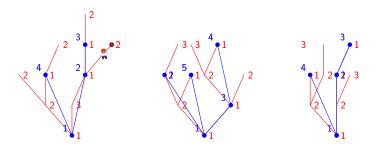
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



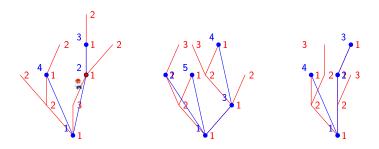
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



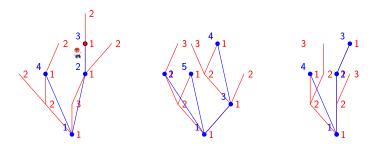
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



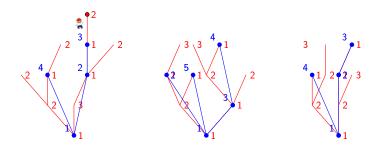
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



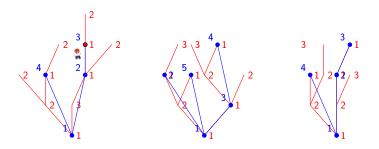
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



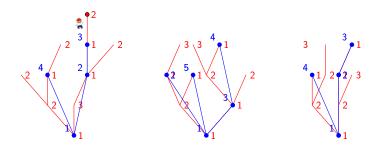
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on ajoute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



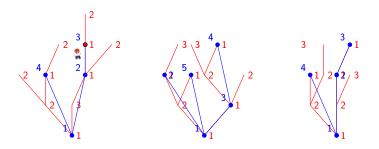
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



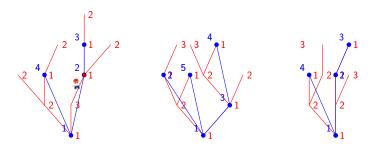
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on ajoute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



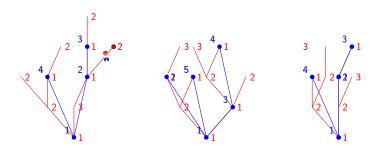
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



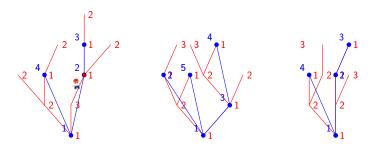
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



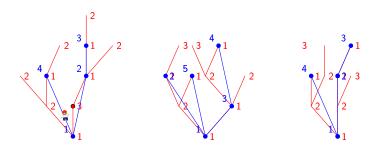
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



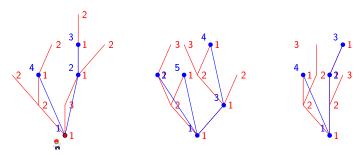
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



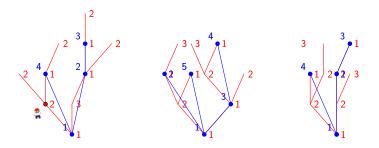
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



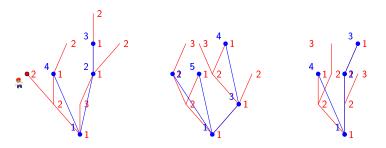
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



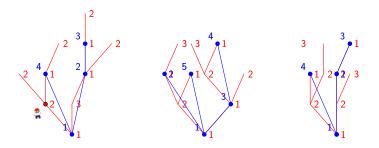
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



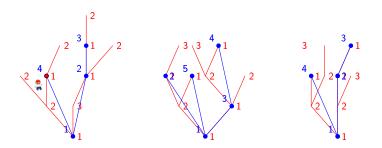
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



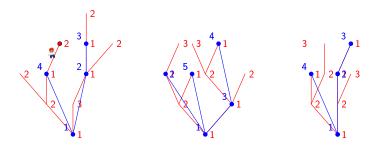
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



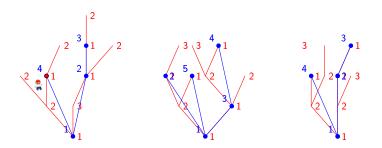
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



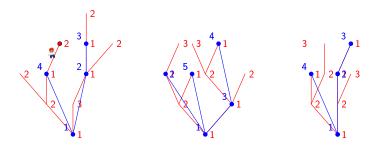
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on ajoute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



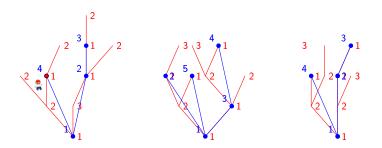
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



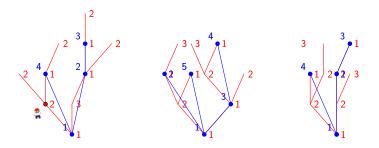
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on ajoute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



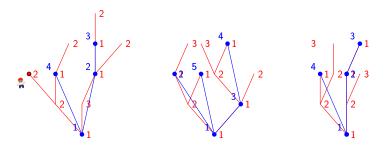
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



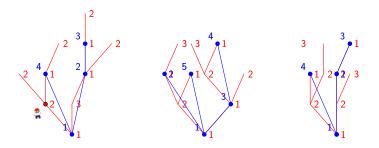
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



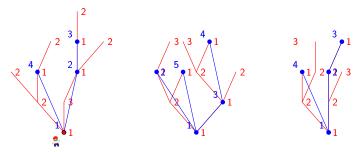
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



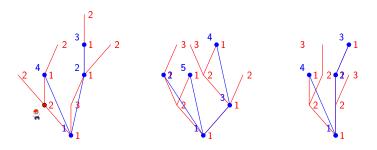
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



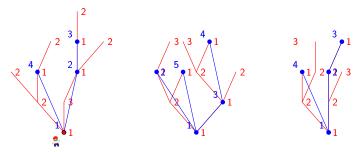
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



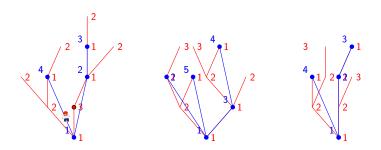
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



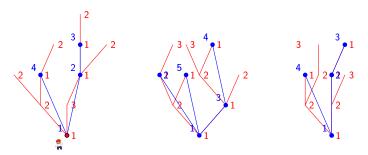
- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- 1) On lance la marche aléatoire, et l'on construit la trace
- 2) On ne garde que la trace, et l'on rembobine la marche aléatoire



- 3) On construit une forêt  $\mathbb{F}'$  comme suit :
  - On construit la forêt de type 1 sous-jacente, re-ordonnée.
  - On lance la marche aléatoire sur  $\mathbb F$  et à chaque pas de  $(X_n)_{n\in\mathbb N}$ , on aioute un sommet correspondant dans F', que l'on attache à

- $E[\sum_{|x|=1, e(x)=1} 1] = 1$
- $E[(\sum_{|x|=1} 1)^2] < \infty$
- $\mathbf{E}[(\max_{|x|=1} \ell(x))^2] < \infty$

• 
$$E[\sum_{|x|=1, e(x)=1} 1] = 1$$

- $E[(\sum_{|x|=1} 1)^2] < \infty$
- $\bullet \ \mathsf{E}[(\max_{|x|=1}\ell(x))^2]<\infty$

#### R. '14

Dans les conditions ci-dessus, la forêt bi-type  $\mathbb{F}'$  vérifie la convergence en loi :

• 
$$E[\sum_{|x|=1,e(x)=1} 1] = 1$$

- $\mathsf{E}[(\sum_{|x|=1} 1)^2] < \infty$
- $E[(\max_{|x|=1} \ell(x))^2] < \infty$

#### R. '14

Dans les conditions ci-dessus, la forêt bi-type  $\mathbb{F}'$  vérifie la convergence en loi :

$$\left(\frac{H_{\lfloor nt \rfloor}^{\mathbb{F}'}}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{C}|B_t|, t \geq 0\right)$$

• 
$$E[\sum_{|x|=1, e(x)=1} 1] = 1$$

- $E[(\sum_{|x|=1} 1)^2] < \infty$
- $E[(\max_{|x|=1} \ell(x))^2] < \infty$

#### R. '14

Dans les conditions ci-dessus, la forêt bi-type  $\mathbb{F}'$  vérifie la convergence en loi :

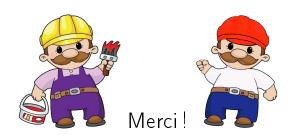
$$\left(\frac{H_{\lfloor nt \rfloor}^{\mathbb{F}'}}{\sqrt{n}}, t \geq 0\right) \underset{n \to \infty}{\overset{d}{\longrightarrow}} \left(\frac{2}{C}|B_t|, t \geq 0\right)$$

où B est un mouvement brownien, C une constante explicite, et où la convergence a lieu pour la topologie de Skorokhod dans  $\mathbb{D}(\mathbb{R}_+,\mathbb{R})$ .





Merci!



et bon appétit.