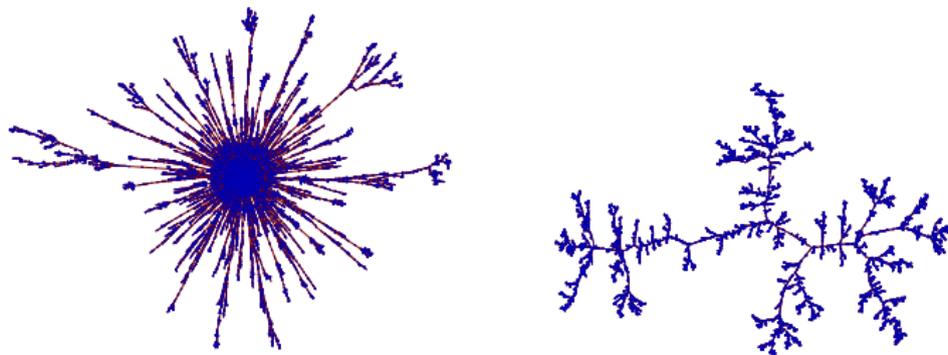


Phénomènes de condensation dans de grands arbres de Galton-Watson sous-critiques



Igor Kortchemski (Université Paris-Sud, Orsay)

Séminaire de l'ANR A3, 30 mai 2012

Philosophie générale

But : comprendre la structure de grands arbres de Galton-Watson conditionnés.

Philosophie générale

But: comprendre la structure de grands arbres de Galton-Watson conditionnés.

Cadre typique:

- la loi de reproduction μ est critique ($\sum_i i\mu(i) = 1$).

Philosophie générale

But: comprendre la structure de grands arbres de Galton-Watson conditionnés.

Cadre typique:

- la loi de reproduction μ est critique ($\sum_i i\mu(i) = 1$).
- μ est de variance finie.

Philosophie générale

But: comprendre la structure de grands arbres de Galton-Watson conditionnés.

Cadre typique:

- la loi de reproduction μ est critique ($\sum_i i\mu(i) = 1$).
- μ est de variance finie.
- on étudie des arbres GW_μ conditionnés à avoir un (grand) nombre de sommets fixé.

Philosophie générale

But: comprendre la structure de grands arbres de Galton-Watson conditionnés.

Cadre typique:

- la loi de reproduction μ est critique ($\sum_i i\mu(i) = 1$).
- μ est de variance finie.
- on étudie des arbres GW_μ conditionnés à avoir un (grand) nombre de sommets fixé.

Deux approches:

- Limites d'échelle

Philosophie générale

But: comprendre la structure de grands arbres de Galton-Watson conditionnés.

Cadre typique:

- la loi de reproduction μ est critique ($\sum_i i\mu(i) = 1$).
- μ est de variance finie.
- on étudie des arbres GW_μ conditionnés à avoir un (grand) nombre de sommets fixé.

Deux approches:

- Limites d'échelle
- Limites locales

Philosophie générale

But: comprendre la structure de grands arbres de Galton-Watson conditionnés.

Cadre typique:

- la loi de reproduction μ est critique ($\sum_i i\mu(i) = 1$).
- μ est de variance finie.
- on étudie des arbres GW_μ conditionnés à avoir un (grand) nombre de sommets fixé.

Deux approches:

- Limites d'échelle
- Limites locales

On se demandera ce qui se passe lorsque μ n'est pas critique.

Plan

I. ÉTAT DE L'ART

II. PRÉSENTATION DU MODÈLE DIT « NON GÉNÉRIQUE »

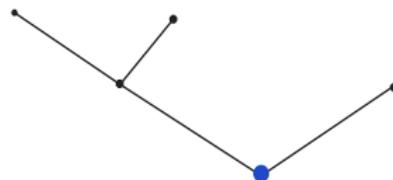
III. THÉORÈMES LIMITES POUR LES ARBRES « NON GÉNÉRIQUES »

IV. UNE CONJECTURE ET UNE QUESTION

I. ÉTAT DE L'ART

Petits rappels sur les arbres de Galton-Watson

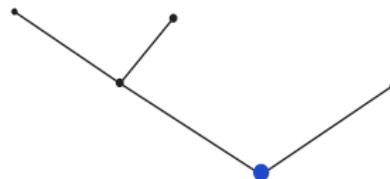
On considère des arbres plans enracinés.



Petits rappels sur les arbres de Galton-Watson

On considère des arbres plans enracinés.

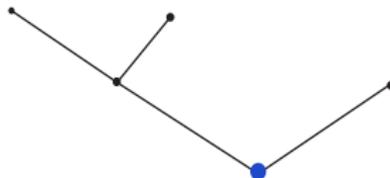
Soit ρ une mesure de probabilité sur \mathbb{N} de moyenne inférieure ou égale à 1 avec $\rho(1) < 1$.



Petits rappels sur les arbres de Galton-Watson

On considère des arbres plans enracinés.

Soit ρ une mesure de probabilité sur \mathbb{N} de moyenne inférieure ou égale à 1 avec $\rho(1) < 1$. La loi d'un arbre de **Galton-Watson** de loi de reproduction ρ est l'unique mesure de probabilités \mathbb{P}_ρ sur les arbres telle que :

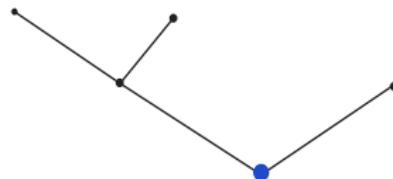


Petits rappels sur les arbres de Galton-Watson

On considère des arbres plans enracinés.

Soit ρ une mesure de probabilité sur \mathbb{N} de moyenne inférieure ou égale à 1 avec $\rho(1) < 1$. La loi d'un arbre de **Galton-Watson** de loi de reproduction ρ est l'unique mesure de probabilités \mathbb{P}_ρ sur les arbres telle que :

1. k_\emptyset est de loi ρ , où k_\emptyset est le nombre d'enfants de **la racine**.

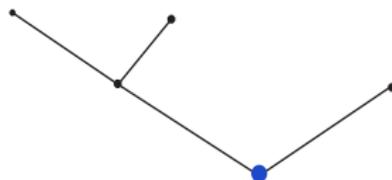


Petits rappels sur les arbres de Galton-Watson

On considère des arbres plans enracinés.

Soit ρ une mesure de probabilité sur \mathbb{N} de moyenne inférieure ou égale à 1 avec $\rho(1) < 1$. La loi d'un arbre de **Galton-Watson** de loi de reproduction ρ est l'unique mesure de probabilités \mathbb{P}_ρ sur les arbres telle que :

1. k_\emptyset est de loi ρ , où k_\emptyset est le nombre d'enfants de **la racine**.
2. pour tout $j \geq 1$ avec $\rho(j) > 0$, sous la loi conditionnée $\mathbb{P}_\rho(\cdot | k_\emptyset = j)$, les j sous-arbres issus des j enfants de **la racine** sont indépendents, et leur loi conditionnelle est \mathbb{P}_ρ .



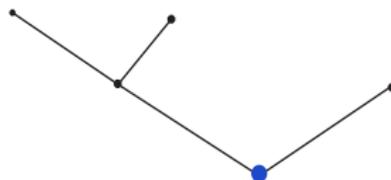
Petits rappels sur les arbres de Galton-Watson

On considère des arbres plans enracinés.

Soit ρ une mesure de probabilité sur \mathbb{N} de moyenne inférieure ou égale à 1 avec $\rho(1) < 1$. La loi d'un arbre de **Galton-Watson** de loi de reproduction ρ est l'unique mesure de probabilités \mathbb{P}_ρ sur les arbres telle que :

1. k_\emptyset est de loi ρ , où k_\emptyset est le nombre d'enfants de **la racine**.
2. pour tout $j \geq 1$ avec $\rho(j) > 0$, sous la loi conditionnée $\mathbb{P}_\rho(\cdot | k_\emptyset = j)$, les j sous-arbres issus des j enfants de **la racine** sont indépendents, et leur loi conditionnelle est \mathbb{P}_ρ .

Ici, $k_\emptyset = 2$.



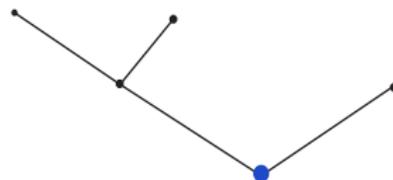
Petits rappels sur les arbres de Galton-Watson

On considère des arbres plans enracinés.

Soit ρ une mesure de probabilité sur \mathbb{N} de moyenne inférieure ou égale à 1 avec $\rho(1) < 1$. La loi d'un arbre de **Galton-Watson** de loi de reproduction ρ est l'unique mesure de probabilités \mathbb{P}_ρ sur les arbres telle que :

1. k_\emptyset est de loi ρ , où k_\emptyset est le nombre d'enfants de **la racine**.
2. pour tout $j \geq 1$ avec $\rho(j) > 0$, sous la loi conditionnée $\mathbb{P}_\rho(\cdot | k_\emptyset = j)$, les j sous-arbres issus des j enfants de **la racine** sont indépendents, et leur loi conditionnelle est \mathbb{P}_ρ .

Ici, $k_\emptyset = 2$.



On note $\zeta(\tau)$ le nombre total de sommets de τ .

Petits rappels sur les arbres de Galton-Watson

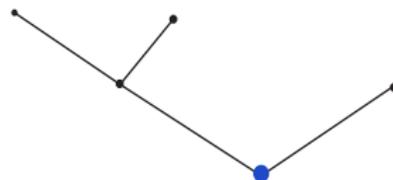
On considère des arbres plans enracinés.

Soit ρ une mesure de probabilité sur \mathbb{N} de moyenne inférieure ou égale à 1 avec $\rho(1) < 1$. La loi d'un arbre de Galton-Watson de loi de reproduction ρ est l'unique mesure de probabilités \mathbb{P}_ρ sur les arbres telle que :

1. k_\emptyset est de loi ρ , où k_\emptyset est le nombre d'enfants de la racine.
2. pour tout $j \geq 1$ avec $\rho(j) > 0$, sous la loi conditionnée $\mathbb{P}_\rho(\cdot | k_\emptyset = j)$, les j sous-arbres issus des j enfants de la racine sont indépendents, et leur loi conditionnelle est \mathbb{P}_ρ .

Ici, $k_\emptyset = 2$.

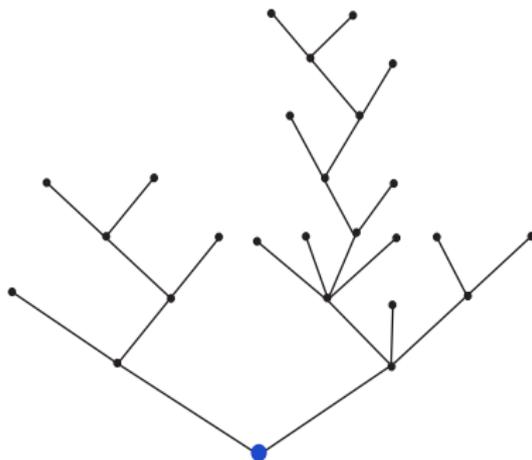
Ici, $\zeta(\tau) = 5$.



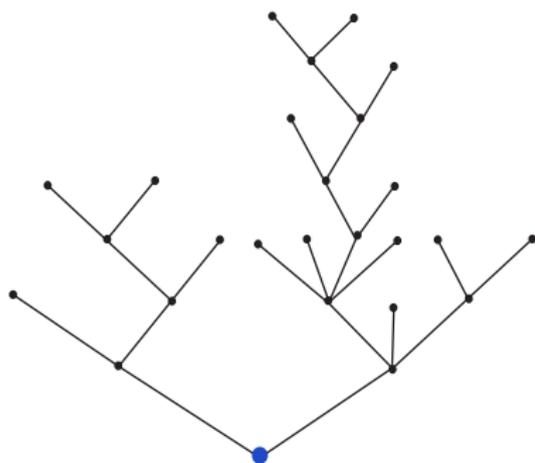
On note $\zeta(\tau)$ le nombre total de sommets de τ .

I. 1) LIMITES D'ÉCHELLE

Codage d'arbres



Codage d'arbres

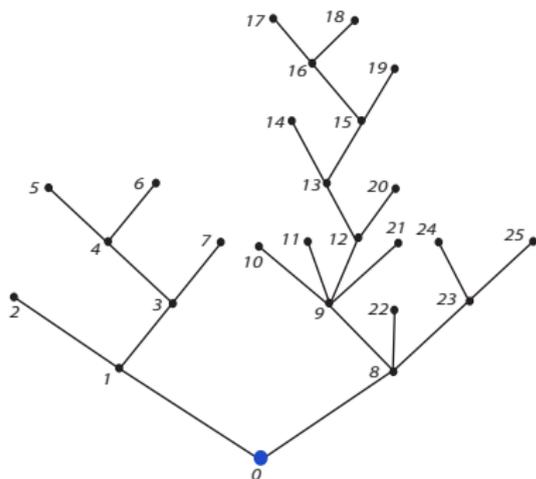


On ordonne les sommets dans l'ordre lexicographique :

$$k_{\emptyset} = u(0) < u(1) < \dots < u(\zeta(\tau) - 1).$$

Soit k_u le nombre d'enfants du sommet u .

Codage d'arbres

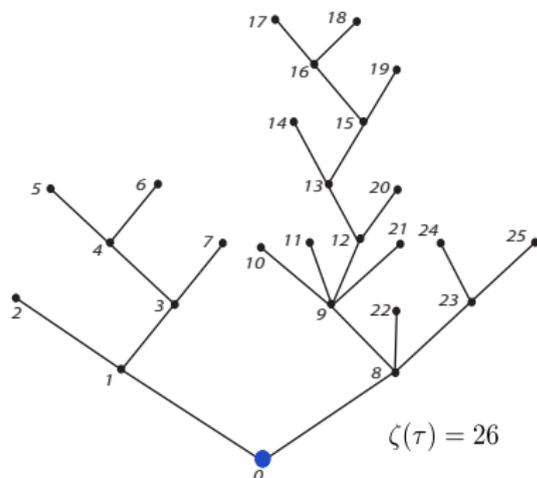


On ordonne les sommets dans l'ordre lexicographique :

$$k_{\emptyset} = u(0) < u(1) < \dots < u(\zeta(\tau) - 1).$$

Soit k_u le nombre d'enfants du sommet u .

Codage d'arbres

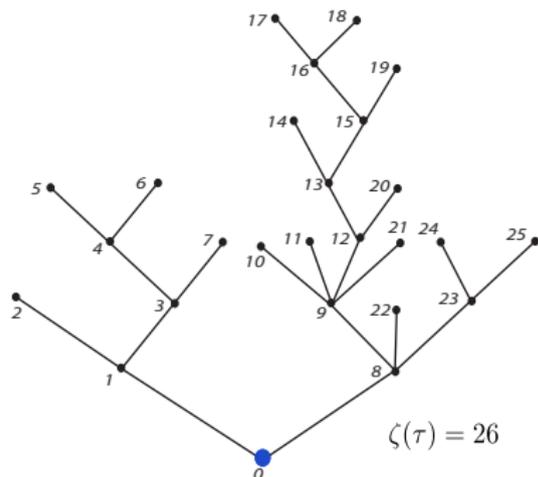


On ordonne les sommets dans l'ordre lexicographique :

$$k_{\emptyset} = u(0) < u(1) < \dots < u(\zeta(\tau) - 1).$$

Soit k_u le nombre d'enfants du sommet u .

Codage d'arbres

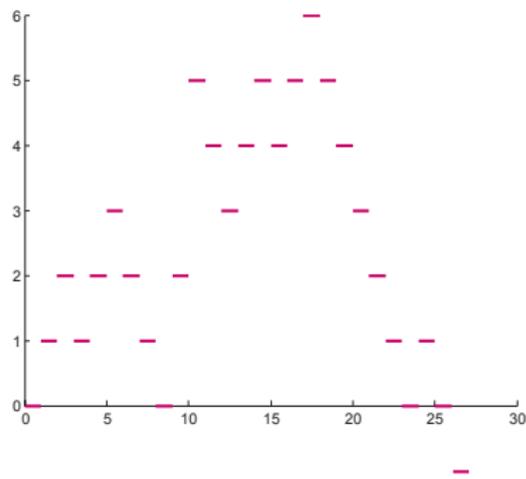
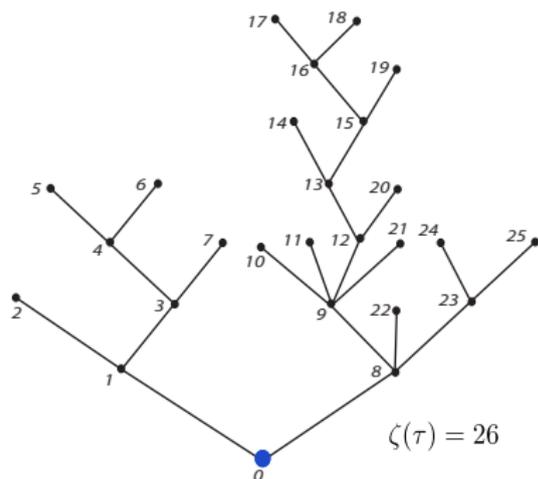


Définition

La marche de Lukasiewicz $\mathcal{W}(\tau) = (\mathcal{W}_n(\tau), 0 \leq n \leq \zeta(\tau))$ d'un arbre τ est définie par :

$$\mathcal{W}_0(\tau) = 0, \quad \mathcal{W}_{n+1}(\tau) = \mathcal{W}_n(\tau) + k_{\mathbf{u}(n)}(\tau) - 1.$$

Codage d'arbres

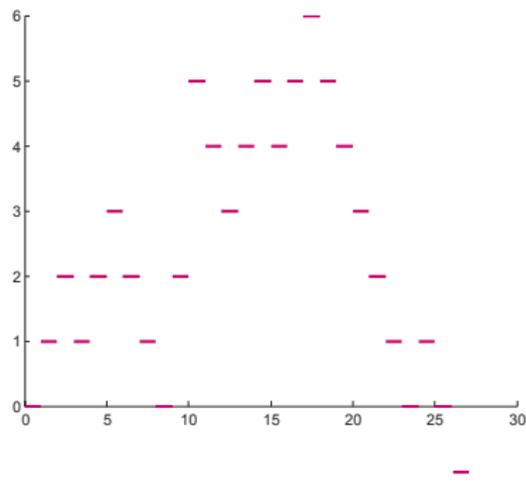
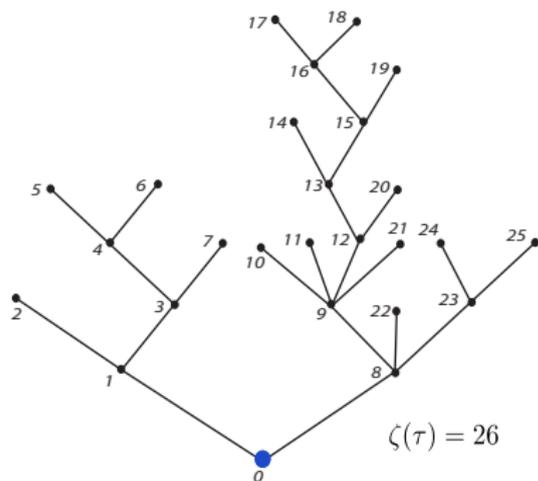


Définition

La marche de Lukasiewicz $\mathcal{W}(\tau) = (\mathcal{W}_n(\tau), 0 \leq n \leq \zeta(\tau))$ d'un arbre τ est définie par :

$$\mathcal{W}_0(\tau) = 0, \quad \mathcal{W}_{n+1}(\tau) = \mathcal{W}_n(\tau) + k_{u(n)}(\tau) - 1.$$

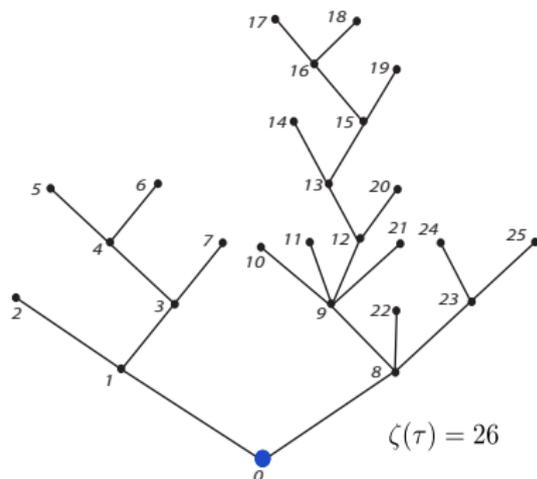
Codage d'arbres



Proposition

La marche de Lukasiewicz d'un GW_μ tree a la même loi qu'une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$, issue de 0, arrêtée au premier temps d'atteinte de -1 .

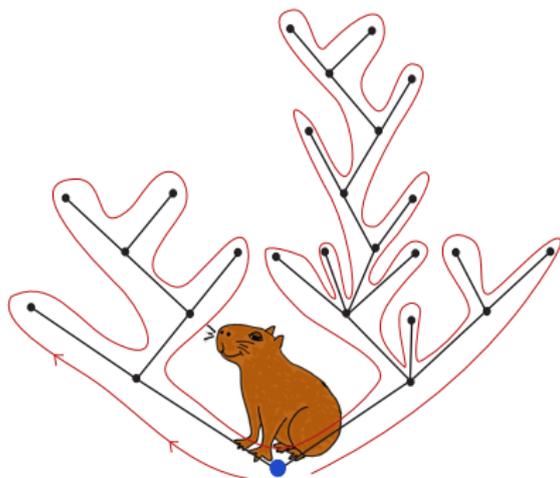
Codage d'arbres



Définition (de la fonction de contour)

Un capybara explore l'arbre à vitesse unité. Pour $0 \leq t \leq 2(\zeta(\tau) - 1)$, $C_t(\tau)$ est la distance entre la bête et la racine à l'instant t .

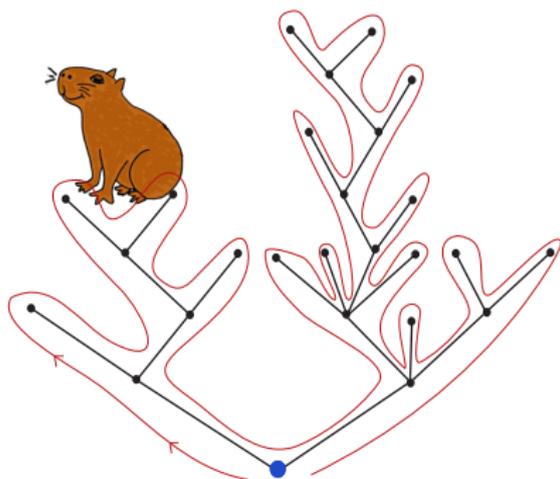
Codage d'arbres



Définition (de la fonction de contour)

Un capybara explore l'arbre à vitesse unité. Pour $0 \leq t \leq 2(\zeta(\tau) - 1)$, $C_t(\tau)$ est la distance entre la bête et la racine à l'instant t .

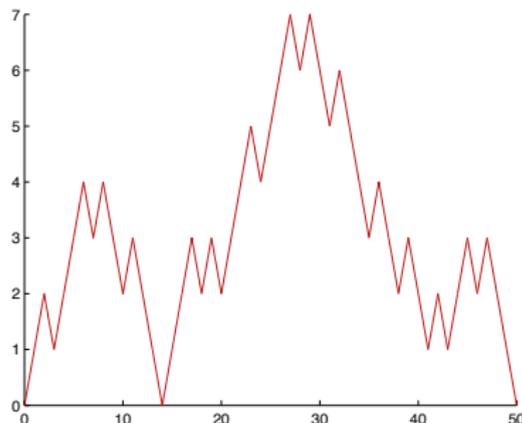
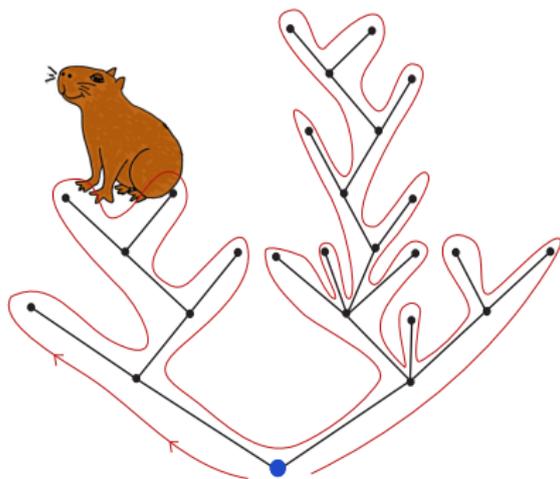
Codage d'arbres



Définition (de la fonction de contour)

Un capybara explore l'arbre à vitesse unité. Pour $0 \leq t \leq 2(\zeta(\tau) - 1)$, $C_t(\tau)$ est la distance entre la bête et la racine à l'instant t .

Codage d'arbres



Définition (de la fonction de contour)

Un capybara explore l'arbre à vitesse unité. Pour $0 \leq t \leq 2(\zeta(\tau) - 1)$, $C_t(\tau)$ est la distance entre la bête et la racine à l'instant t .

Codage d'arbres

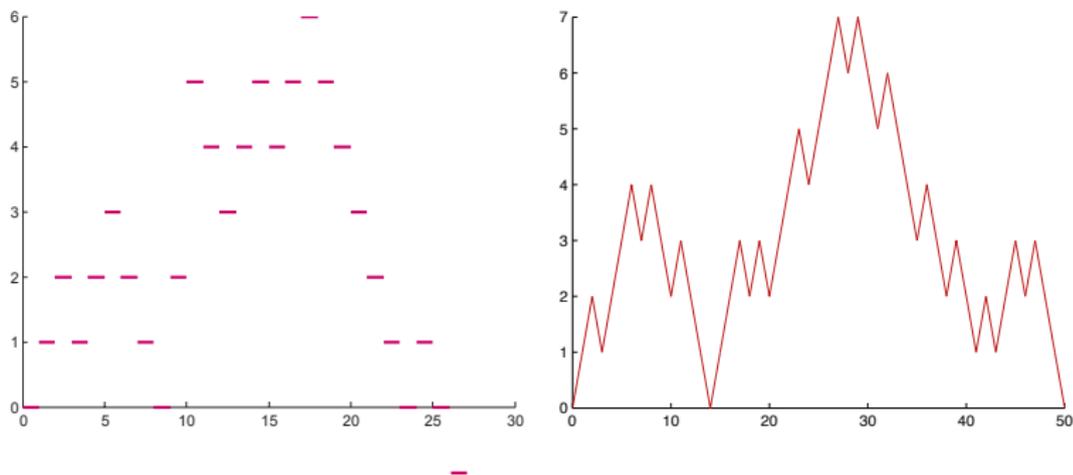


Figure: La marche de Lukasiewicz et la fonction de contour.

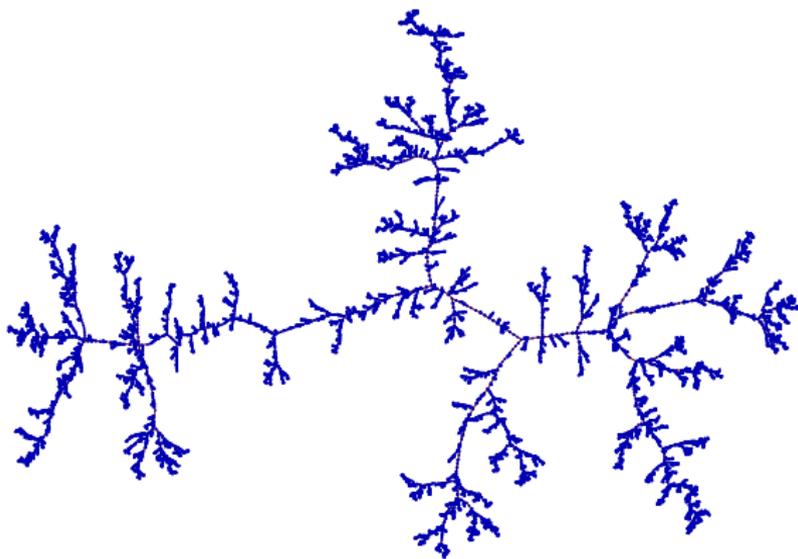
- La marche de Lukasiewicz se comporte comme une **marche aléatoire**.

Limites d'échelle

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. À quoi ressemble t_n pour n grand ?

Limites d'échelle

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. À quoi ressemble t_n pour n grand ?



Limites d'échelle

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. À quoi ressemble t_n pour n grand ?

Théorème (Aldous '93, Duquesne '04)

Soit σ^2 la variance de μ . On a :

$$\left(\frac{1}{\sqrt{n}} \mathcal{W}_{[nt]}(t_n), \frac{1}{2\sqrt{n}} C_{2nt}(t_n) \right)_{0 \leq t \leq 1} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \left(\sigma \cdot e(t), \frac{1}{\sigma} e(t) \right)_{0 \leq t \leq 1},$$

où e est l'excursion brownienne normalisée.

Limites d'échelle

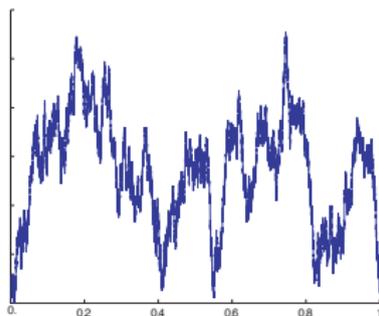
Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. À quoi ressemble t_n pour n grand ?

Théorème (Aldous '93, Duquesne '04)

Soit σ^2 la variance de μ . On a :

$$\left(\frac{1}{\sqrt{n}} \mathcal{W}_{[nt]}(t_n), \frac{1}{2\sqrt{n}} C_{2nt}(t_n) \right)_{0 \leq t \leq 1} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \left(\sigma \cdot e(t), \frac{1}{\sigma} e(t) \right)_{0 \leq t \leq 1},$$

où e est l'excursion brownienne normalisée.



Limites d'échelle

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. À quoi ressemble t_n pour n grand ?

Théorème (Aldous '93, Duquesne '04)

Soit σ^2 la variance de μ . On a :

$$\left(\frac{1}{\sqrt{n}} \mathcal{W}_{[nt]}(t_n), \frac{1}{2\sqrt{n}} C_{2nt}(t_n) \right)_{0 \leq t \leq 1} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \left(\sigma \cdot e(t), \frac{1}{\sigma} e(t) \right)_{0 \leq t \leq 1},$$

où e est l'excursion brownienne normalisée.

Remarque :

- ▶ Duquesne '04 : extension au cas où μ est dans le domaine d'attraction d'une loi stable.

Limites d'échelle

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. À quoi ressemble t_n pour n grand ?

Théorème (Aldous '93, Duquesne '04)

Soit σ^2 la variance de μ . On a :

$$\left(\frac{1}{\sqrt{n}} \mathcal{W}_{[nt]}(t_n), \frac{1}{2\sqrt{n}} C_{2nt}(t_n) \right)_{0 \leq t \leq 1} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \left(\sigma \cdot e(t), \frac{1}{\sigma} e(t) \right)_{0 \leq t \leq 1},$$

où e est l'excursion brownienne normalisée.

Conséquences :

- théorème limite pour la hauteur de t_n ,

Limites d'échelle

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. À quoi ressemble t_n pour n grand ?

Théorème (Aldous '93, Duquesne '04)

Soit σ^2 la variance de μ . On a :

$$\left(\frac{1}{\sqrt{n}} \mathcal{W}_{[nt]}(t_n), \frac{1}{2\sqrt{n}} C_{2nt}(t_n) \right)_{0 \leq t \leq 1} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \left(\sigma \cdot e(t), \frac{1}{\sigma} e(t) \right)_{0 \leq t \leq 1},$$

où e est l'excursion brownienne normalisée.

Conséquences :

- théorème limite pour la hauteur de t_n ,
- convergence au sens de Gromov-Hausdorff de t_n , convenablement renormalisé, vers le CRT.

I. 2) LIMITES LOCALES

Convergence locale

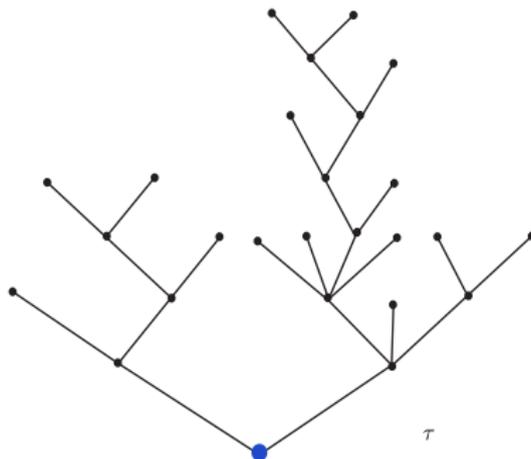
Définition (Convergence locale)

Soit $B_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des sommets à distance au plus r de la racine.

Convergence locale

Définition (Convergence locale)

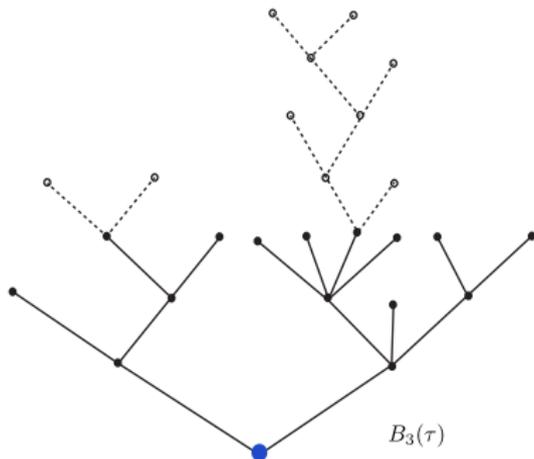
Soit $B_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des sommets à distance au plus r de la racine.



Convergence locale

Définition (Convergence locale)

Soit $B_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des sommets à distance au plus r de la racine.



Convergence locale

Définition (Convergence locale)

Soit $B_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des sommets à distance au plus r de la racine.

On dit que τ_n converge localement vers τ (localement fini) si, pour tout $r > 0$:

$$B_r(\tau_n) = B_r(\tau)$$

pour n suffisamment grand.

Convergence locale

Définition (Convergence locale)

Soit $B_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des sommets à distance au plus r de la racine.

On dit que τ_n converge localement vers τ (localement fini) si, pour tout $r > 0$:

$$B_r(\tau_n) = B_r(\tau)$$

pour n suffisamment grand.

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre.

Convergence locale

Définition (Convergence locale)

Soit $B_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des sommets à distance au plus r de la racine.

On dit que τ_n converge localement vers τ (localement fini) si, pour tout $r > 0$:

$$B_r(\tau_n) = B_r(\tau)$$

pour n suffisamment grand.

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre.

Est-ce que t_n converge localement (en loi) lorsque $n \rightarrow \infty$?

L'arbre de GW critique conditionné à survivre

On part d'une épine dorsale infinie.



L'arbre de GW critique conditionné à survivre

On part d'une épine dorsale infinie.

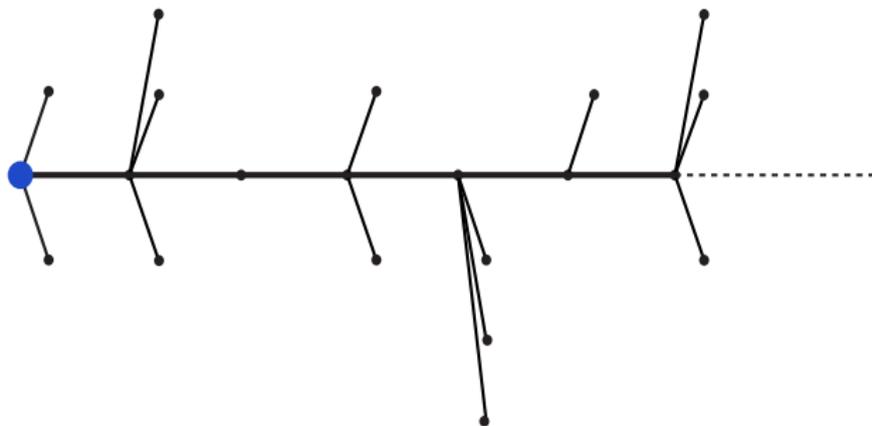


Le nombre d'enfants de chaque sommet u de l'épine suit la loi :

$$\mathbb{P}[k_u = i] = i\mu(i), \quad i \geq 0.$$

L'arbre de GW critique conditionné à survivre

On part d'une épine dorsale infinie.

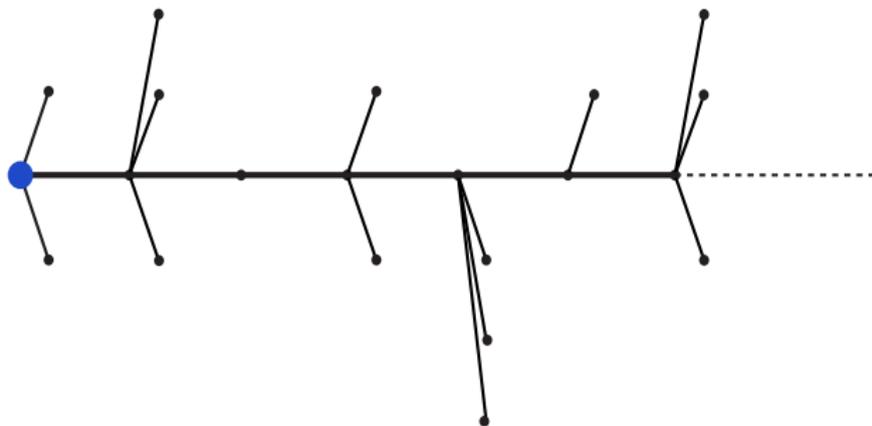


Le nombre d'enfants de chaque sommet u de l'épine suit la loi :

$$\mathbb{P}[k_u = i] = i\mu(i), \quad i \geq 0.$$

L'arbre de GW critique conditionné à survivre

On part d'une épine dorsale infinie.



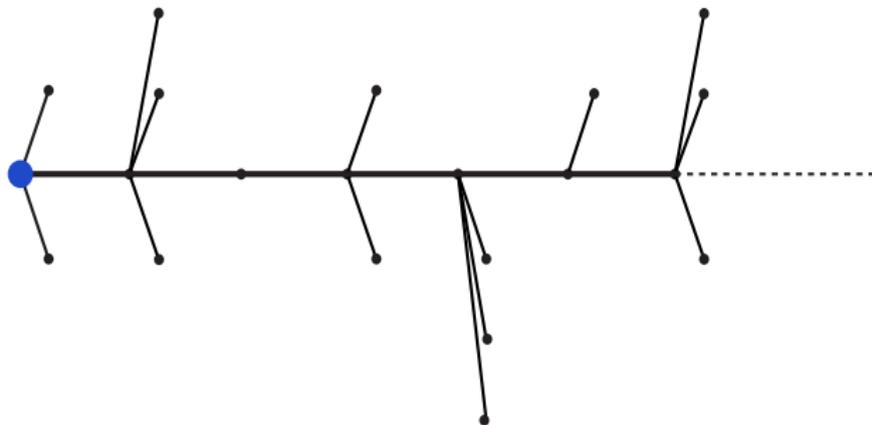
Le nombre d'enfants de chaque sommet u de l'épine suit la loi :

$$\mathbb{P}[k_u = i] = i\mu(i), \quad i \geq 0.$$

De plus, l'enfant de u sur l'épine est uniformément distribué parmi les enfants de u .

L'arbre de GW critique conditionné à survivre

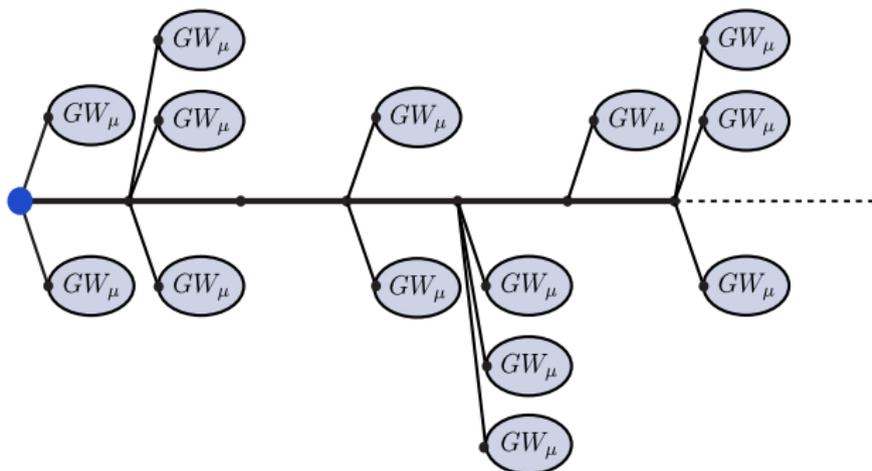
On part d'une épine dorsale infinie.



On greffe ensuite des GW_{μ} arbres sur les nouveaux sommets.

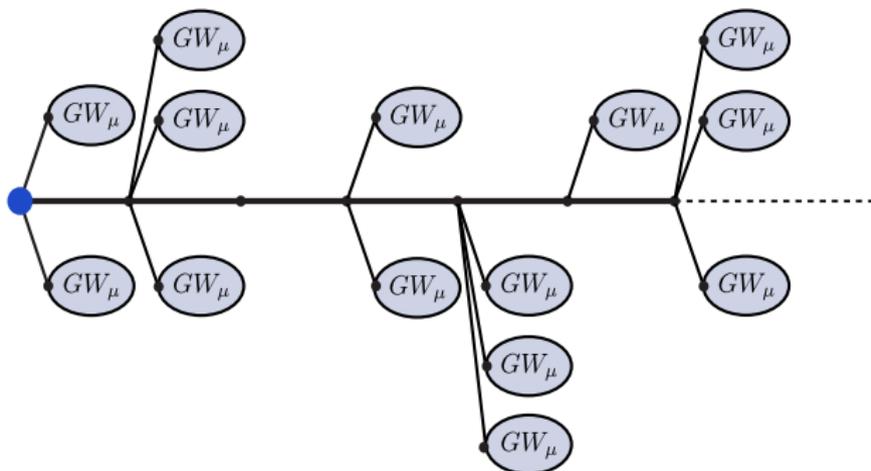
L'arbre de GW critique conditionné à survivre

On part d'une épine dorsale infinie.



L'arbre de GW critique conditionné à survivre

On part d'une épine dorsale infinie.



L'arbre infini ainsi obtenu est appelé « arbre de Galton-Watson critique conditionné à survivre », et noté $\hat{\mathcal{T}}$ (Kesten 86').

Convergence locale vers $\widehat{\mathcal{T}}$

Théorème (Kesten, 86')

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie, et t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

$$t_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

Convergence locale vers $\widehat{\mathcal{T}}$

Théorème (Kesten, 86')

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie, et t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

$$t_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

Convergence locale vers $\widehat{\mathcal{T}}$

Théorème (Kesten, 86')

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie, et t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

$$t_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

Remarque :

- ▶ Janson '12 : ce résultat est satisfait pour n'importe quelle loi de reproduction μ critique.

Convergence locale vers $\widehat{\mathcal{T}}$

Théorème (Kesten, 86')

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie, et t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

$$t_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

Conséquences :

- On comprend la structure locale de t_n pour n grand.

Convergence locale vers $\widehat{\mathcal{T}}$

Théorème (Kesten, 86')

Soit μ une loi de reproduction critique et de variance finie, et \mathbf{t}_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

$$\mathbf{t}_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

Conséquences :

- On comprend la structure locale de \mathbf{t}_n pour n grand.
- $k_\emptyset(\mathbf{t}_n)$ converge en loi vers la loi de probabilité $\rho(i) = i\mu(i)$, $i \geq 0$.

II. PRÉSENTATION DES ARBRES « NON GÉNÉRIQUES »

II. 1) FAMILLES EXPONENTIELLES

Familles exponentielles

Soit μ une loi de reproduction avec $0 < \mu(0) < 1$.

Familles exponentielles

Soit μ une loi de reproduction avec $0 < \mu(0) < 1$.

Lemme (Kennedy '75)

Soit $\lambda > 0$ tel que

$$Z_\lambda = \sum_{i \geq 0} \mu(i) \lambda^i < \infty.$$

Familles exponentielles

Soit μ une loi de reproduction avec $0 < \mu(0) < 1$.

Lemme (Kennedy '75)

Soit $\lambda > 0$ tel que

$$Z_\lambda = \sum_{i \geq 0} \mu(i) \lambda^i < \infty.$$

On pose

$$\mu^{(\lambda)}(i) = \frac{1}{Z_\lambda} \mu(i) \lambda^i, \quad i \geq 0.$$

Familles exponentielles

Soit μ une loi de reproduction avec $0 < \mu(0) < 1$.

Lemme (Kennedy '75)

Soit $\lambda > 0$ tel que

$$Z_\lambda = \sum_{i \geq 0} \mu(i) \lambda^i < \infty.$$

On pose

$$\mu^{(\lambda)}(i) = \frac{1}{Z_\lambda} \mu(i) \lambda^i, \quad i \geq 0.$$

Alors un GW_μ arbre **conditionné** à avoir n sommets a la même loi qu'un $\text{GW}_{\mu^{(\lambda)}}$ arbre **conditionné** à avoir n sommets.

Familles exponentielles

Soit μ une loi de reproduction avec $0 < \mu(0) < 1$.

Lemme (Kennedy '75)

Soit $\lambda > 0$ tel que

$$Z_\lambda = \sum_{i \geq 0} \mu(i) \lambda^i < \infty.$$

On pose

$$\mu^{(\lambda)}(i) = \frac{1}{Z_\lambda} \mu(i) \lambda^i, \quad i \geq 0.$$

Alors un GW_μ arbre **conditionné** à avoir n sommets a la même loi qu'un $\text{GW}_{\mu^{(\lambda)}}$ arbre **conditionné** à avoir n sommets.

Conséquence:

- ▶ s'il existe $\lambda > 0$ tel que $Z_\lambda < \infty$ et $\mu^{(\lambda)}$ soit critique, on est ramené au cas critique.

Familles exponentielles

Proposition (Janson '12)

Il n'existe pas $\lambda > 0$ tel que $Z_\lambda < \infty$ et $\mu^{(\lambda)}$ soit critique si, et seulement si :

Familles exponentielles

Proposition (Janson '12)

Il n'existe pas $\lambda > 0$ tel que $Z_\lambda < \infty$ et $\mu^{(\lambda)}$ soit critique si, et seulement si :

- μ est sous-critique ($\sum_i i\mu(i) < 1$)

Familles exponentielles

Proposition (Janson '12)

Il n'existe pas $\lambda > 0$ tel que $Z_\lambda < \infty$ et $\mu^{(\lambda)}$ soit critique si, et seulement si :

- μ est sous-critique ($\sum_i i\mu(i) < 1$)
- le rayon de convergence de $\sum_{i \geq 0} \mu(i)z^i$ est 1.

Familles exponentielles

Proposition (Janson '12)

Il n'existe pas $\lambda > 0$ tel que $Z_\lambda < \infty$ et $\mu^{(\lambda)}$ soit critique si, et seulement si :

- μ est sous-critique ($\sum_i i\mu(i) < 1$)
- le rayon de convergence de $\sum_{i \geq 0} \mu(i)z^i$ est 1.

On dit dans ce cas que μ est « non générique ».

Familles exponentielles

Proposition (Janson '12)

Il n'existe pas $\lambda > 0$ tel que $Z_\lambda < \infty$ et $\mu^{(\lambda)}$ soit critique si, et seulement si :

- μ est sous-critique ($\sum_i i\mu(i) < 1$)
- le rayon de convergence de $\sum_{i \geq 0} \mu(i)z^i$ est 1.

On dit dans ce cas que μ est « non générique ».

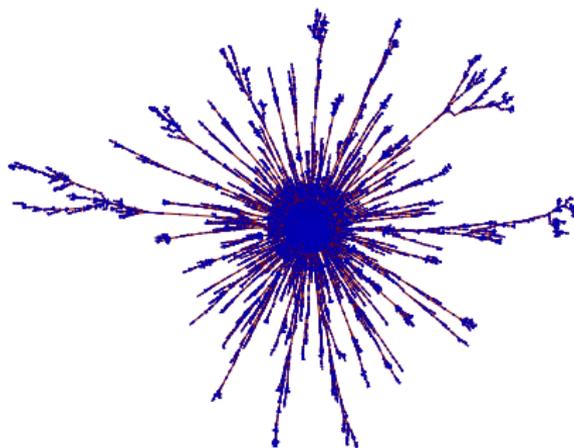
Exemple : $\mu(i) \sim c/i^\beta$ avec $c > 0$ et $\beta > 2$.

Grands arbres non génériques

On fixe μ non générique. À quoi ressemble un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre pour n grand (Jonsson & Stefánsson 11') ?

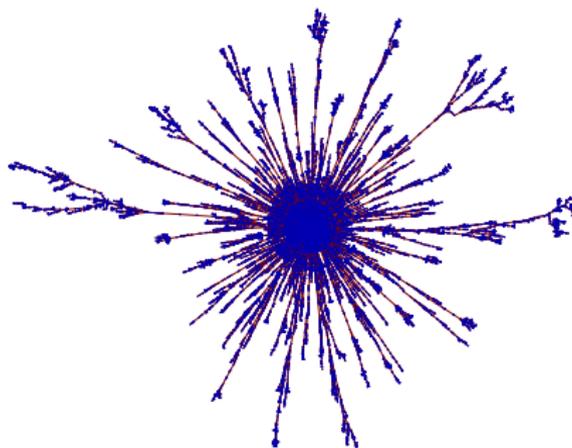
Grands arbres non génériques

On fixe μ non générique. À quoi ressemble un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre pour n grand (Jonsson & Stefánsson 11') ?



Grands arbres non génériques

On fixe μ non générique. À quoi ressemble un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre pour n grand (Jonsson & Stefánsson 11') ?



Phénomène de **condensation**.

Convergence locale modifiée

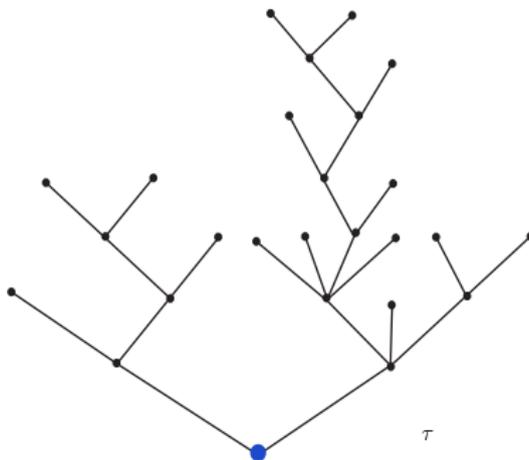
Définition (Jonsson & Stefánsson)

Soit $\widetilde{B}_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des r premiers enfants des sommets à distance au plus r de la racine.

Convergence locale modifiée

Définition (Jonsson & Stefánsson)

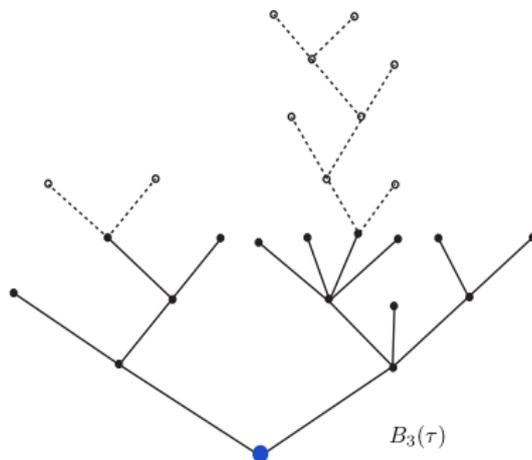
Soit $\widetilde{B}_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des r premiers enfants des sommets à distance au plus r de la racine.



Convergence locale modifiée

Définition (Jonsson & Stefánsson)

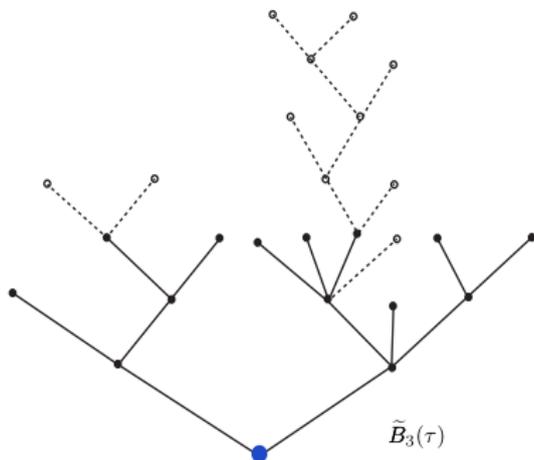
Soit $\widetilde{B}_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des r premiers enfants des sommets à distance au plus r de la racine.



Convergence locale modifiée

Définition (Jonsson & Stefánsson)

Soit $\widetilde{B}_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des r premiers enfants des sommets à distance au plus r de la racine.



Convergence locale modifiée

Définition (Jonsson & Stefánsson)

Soit $\widetilde{B}_r(\tau)$ le sous-arbre de τ formé des r premiers enfants des sommets à distance au plus r de la racine.

On dit que τ_n converge localement vers τ si, pour tout $r > 0$:

$$\widetilde{B}_r(\tau_n) = \widetilde{B}_r(\tau)$$

pour n suffisamment grand.

L'arbre de GW critique conditionné à survivre modifié

On part d'une épine dorsale de longueur finie aléatoire S , où $\mathbb{P}[S = i] = (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$ pour $i \geq 0$, et \mathbf{m} est la moyenne de μ .



L'arbre de GW critique conditionné à survivre modifié

On part d'une épine dorsale de longueur finie aléatoire S , où $\mathbb{P}[S = i] = (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$ pour $i \geq 0$, et \mathbf{m} est la moyenne de μ .

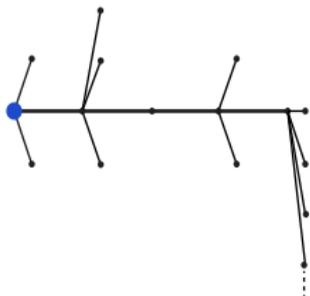


Le sommet en haut de l'épine a un nombre infini d'enfants, et le nombre d'enfants de chaque autre sommet u de l'épine suit la loi :

$$\mathbb{P}[k_u = i] = \frac{i\mu(i)}{\mathbf{m}}, \quad i \geq 0$$

L'arbre de GW critique conditionné à survivre modifié

On part d'une épine dorsale de longueur finie aléatoire S , où $\mathbb{P}[S = i] = (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$ pour $i \geq 0$, et \mathbf{m} est la moyenne de μ .

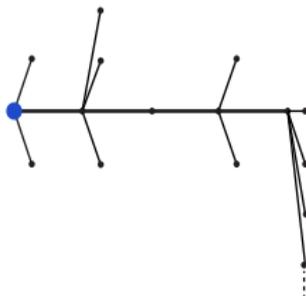


Le sommet en haut de l'épine a un nombre infini d'enfants, et le nombre d'enfants de chaque autre sommet u de l'épine suit la loi :

$$\mathbb{P}[k_u = i] = \frac{i\mu(i)}{\mathbf{m}}, \quad i \geq 0$$

L'arbre de GW critique conditionné à survivre modifié

On part d'une épine dorsale de longueur finie aléatoire S , où $\mathbb{P}[S = i] = (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$ pour $i \geq 0$, et \mathbf{m} est la moyenne de μ .



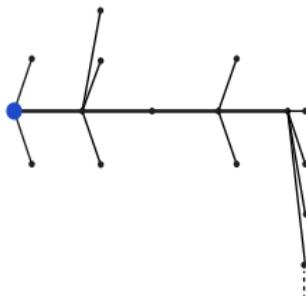
Le sommet en haut de l'épine a un nombre infini d'enfants, et le nombre d'enfants de chaque autre sommet u de l'épine suit la loi :

$$\mathbb{P}[k_u = i] = \frac{i\mu(i)}{\mathbf{m}}, \quad i \geq 0$$

De plus, l'enfant de u sur l'épine est uniformément distribué parmi les enfants de u .

L'arbre de GW critique conditionné à survivre modifié

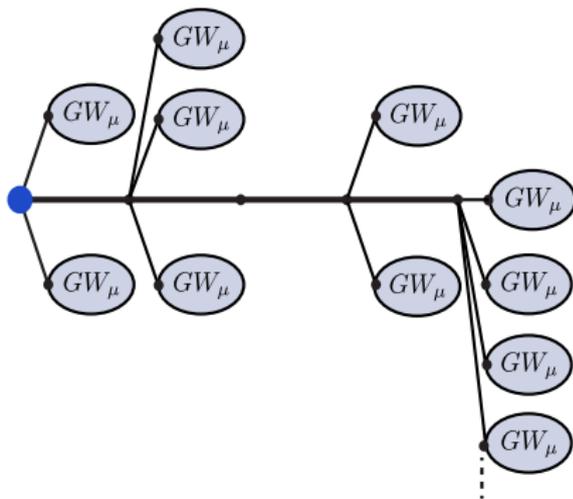
On part d'une épine dorsale de longueur finie aléatoire S , où $\mathbb{P}[S = i] = (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$ pour $i \geq 0$, et \mathbf{m} est la moyenne de μ .



On greffe ensuite des GW_μ arbres sur les nouveaux sommets.

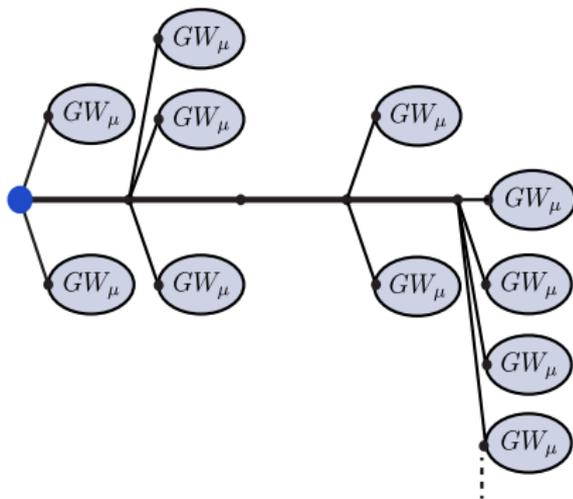
L'arbre de GW critique conditionné à survivre modifié

On part d'une épine dorsale de longueur finie aléatoire S , où $\mathbb{P}[S = i] = (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$ pour $i \geq 0$, et \mathbf{m} est la moyenne de μ .



L'arbre de GW critique conditionné à survivre modifié

On part d'une épine dorsale de longueur finie aléatoire S , où $\mathbb{P}[S = i] = (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$ pour $i \geq 0$, et \mathbf{m} est la moyenne de μ .



L'arbre infini ainsi obtenu est appelé « arbre de Galton-Watson non générique conditionné à être infini », et noté $\hat{\mathcal{T}}$ (Jonsson & Stefánsson 11').

Convergence locale

Théorème (Jonsson & Stefánsson '11)

Soit μ une loi de reproduction sous-critique telle que $\mu(i) \sim c/i^\beta$ avec $c > 0$, $\beta > 2$. Soit \mathfrak{t}_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

1) On a :

$$\mathfrak{t}_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

Convergence locale

Théorème (Jonsson & Stefánsson '11)

Soit μ une loi de reproduction sous-critique telle que $\mu(i) \sim c/i^\beta$ avec $c > 0$, $\beta > 2$. Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

1) On a :

$$t_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

Convergence locale

Théorème (Jonsson & Stefánsson '11)

Soit μ une loi de reproduction sous-critique telle que $\mu(i) \sim c/i^\beta$ avec $c > 0$, $\beta > 2$. Soit \mathbf{t}_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

1) On a :

$$\mathbf{t}_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

2) Le degré maximal de \mathbf{t}_n , divisé par n , converge en probabilité vers $1 - m$.

Convergence locale

Théorème (Jonsson & Stefánsson '11)

Soit μ une loi de reproduction sous-critique telle que $\mu(i) \sim c/i^\beta$ avec $c > 0$, $\beta > 2$. Soit \mathbf{t}_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

1) On a :

$$\mathbf{t}_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

2) Le degré maximal de \mathbf{t}_n , divisé par n , converge en probabilité vers $1 - m$.

Remarques :

- ▶ Janson '12 : le point 1) est satisfait pour n'importe quelle loi de reproduction non générique μ .

Convergence locale

Théorème (Jonsson & Stefánsson '11)

Soit μ une loi de reproduction sous-critique telle que $\mu(i) \sim c/i^\beta$ avec $c > 0$, $\beta > 2$. Soit \mathbf{t}_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

1) On a :

$$\mathbf{t}_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

2) Le degré maximal de \mathbf{t}_n , divisé par n , converge en probabilité vers $1 - \mathbf{m}$.

Remarques :

- ▶ Janson '12 : le point 1) est satisfait pour n'importe quelle loi de reproduction non générique μ .
- ▶ Un GW_μ arbre a en moyenne $1 + \mathbf{m} + \mathbf{m}^2 + \dots = 1/(1 - \mathbf{m})$ sommets.

Convergence locale

Théorème (Jonsson & Stefánsson '11)

Soit μ une loi de reproduction sous-critique telle que $\mu(i) \sim c/i^\beta$ avec $c > 0$, $\beta > 2$. Soit \mathbf{t}_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Alors :

1) On a :

$$\mathbf{t}_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \widehat{\mathcal{T}}$$

au sens de la convergence locale.

2) Le degré maximal de \mathbf{t}_n , divisé par n , converge en probabilité vers $1 - \mathbf{m}$.

Remarques :

- ▶ Janson '12 : le point 1) est satisfait pour n'importe quelle loi de reproduction non générique μ .
- ▶ Un GW_μ arbre a en moyenne $1 + \mathbf{m} + \mathbf{m}^2 + \dots = 1/(1 - \mathbf{m})$ sommets. Ainsi, une forêt de cn arbres GW_μ a en moyenne $cn/(1 - \mathbf{m})$ sommets.

III. THÉORÈMES LIMITES POUR LES ARBRES « NON GÉNÉRIQUES »

Hypothèses

On fixe une loi de reproduction μ telle que :

- μ est sous-critique ($0 < \sum_i i\mu(i) < 1$)

Hypothèses

On fixe une loi de reproduction μ telle que :

- μ est sous-critique ($0 < \sum_i i\mu(i) < 1$)
- Il existe une fonction à variation lente L telle que

$$\mu(n) = \frac{L(n)}{n^{1+\theta}}, \quad n \geq 1$$

avec $\theta > 1$ fixé.

Hypothèses

On fixe une loi de reproduction μ telle que :

- μ est sous-critique ($0 < \sum_i i\mu(i) < 1$)
- Il existe une fonction à variation lente L telle que

$$\mu(n) = \frac{L(n)}{n^{1+\theta}}, \quad n \geq 1$$

avec $\theta > 1$ fixé.

(L est à variation lente si $L(tx)/L(x) \rightarrow 1$ lorsque $x \rightarrow \infty$, $\forall t > 0$.)

Hypothèses

On fixe une loi de reproduction μ telle que :

- μ est sous-critique ($0 < \sum_i i\mu(i) < 1$)
- Il existe une fonction à variation lente L telle que

$$\mu(n) = \frac{L(n)}{n^{1+\theta}}, \quad n \geq 1$$

avec $\theta > 1$ fixé.

(L est à variation lente si $L(tx)/L(x) \rightarrow 1$ lorsque $x \rightarrow \infty$, $\forall t > 0$.)

Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Questions :

Hypothèses

On fixe une loi de reproduction μ telle que :

- μ est sous-critique ($0 < \sum_i i\mu(i) < 1$)
- Il existe une fonction à variation lente L telle que

$$\mu(n) = \frac{L(n)}{n^{1+\theta}}, \quad n \geq 1$$

avec $\theta > 1$ fixé.

(L est à variation lente si $L(tx)/L(x) \rightarrow 1$ lorsque $x \rightarrow \infty$, $\forall t > 0$.)

Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Questions :

- Est-ce que la marche de Lukasiewicz et fonction de contour de t_n , convenablement renormalisées, convergent ?

Hypothèses

On fixe une loi de reproduction μ telle que :

- μ est sous-critique ($0 < \sum_i i\mu(i) < 1$)
- Il existe une fonction à variation lente L telle que

$$\mu(n) = \frac{L(n)}{n^{1+\theta}}, \quad n \geq 1$$

avec $\theta > 1$ fixé.

(L est à variation lente si $L(tx)/L(x) \rightarrow 1$ lorsque $x \rightarrow \infty$, $\forall t > 0$.)

Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Questions :

- Est-ce que la marche de Lukasiewicz et fonction de contour de t_n , convenablement renormalisées, convergent ?
- Quelles sont les fluctuations du degré maximal ?

Hypothèses

On fixe une loi de reproduction μ telle que :

- μ est sous-critique ($0 < \sum_i i\mu(i) < 1$)
- Il existe une fonction à variation lente L telle que

$$\mu(n) = \frac{L(n)}{n^{1+\theta}}, \quad n \geq 1$$

avec $\theta > 1$ fixé.

(L est à variation lente si $L(tx)/L(x) \rightarrow 1$ lorsque $x \rightarrow \infty$, $\forall t > 0$.)

Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Questions :

- Est-ce que la marche de Lukasiewicz et fonction de contour de t_n , convenablement renormalisées, convergent ?
- Quelles sont les fluctuations du degré maximal ?
- Où est situé le sommet de degré maximal ?

Hypothèses

On fixe une loi de reproduction μ telle que :

- μ est sous-critique ($0 < \sum_i i\mu(i) < 1$)
- Il existe une fonction à variation lente L telle que

$$\mu(n) = \frac{L(n)}{n^{1+\theta}}, \quad n \geq 1$$

avec $\theta > 1$ fixé.

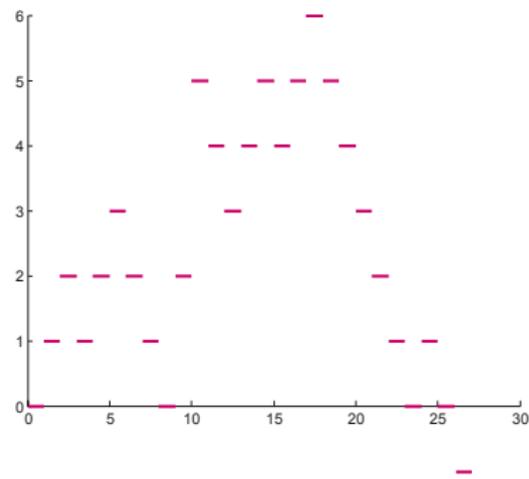
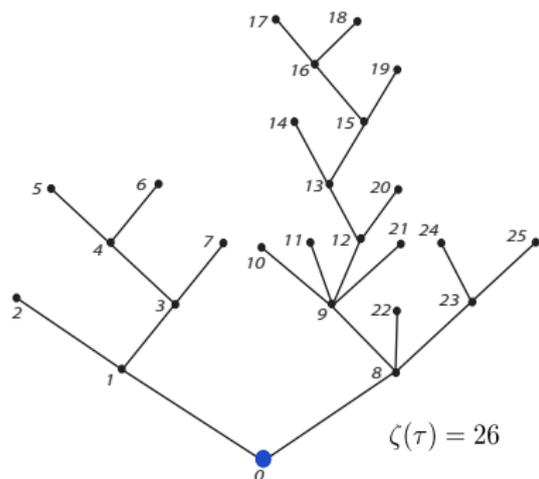
(L est à variation lente si $L(tx)/L(x) \rightarrow 1$ lorsque $x \rightarrow \infty$, $\forall t > 0$.)

Soit t_n un $\mathbb{P}_\mu[\cdot | \zeta(\tau) = n]$ arbre. Questions :

- Est-ce que la marche de Lukasiewicz et fonction de contour de t_n , convenablement renormalisées, convergent ?
- Quelles sont les fluctuations du degré maximal ?
- Où est situé le sommet de degré maximal ?
- Quelle est la hauteur de t_n ?

III. 1) CONVERGENCE DE LA MARCHE DE LUKASIEWICZ

Rappel



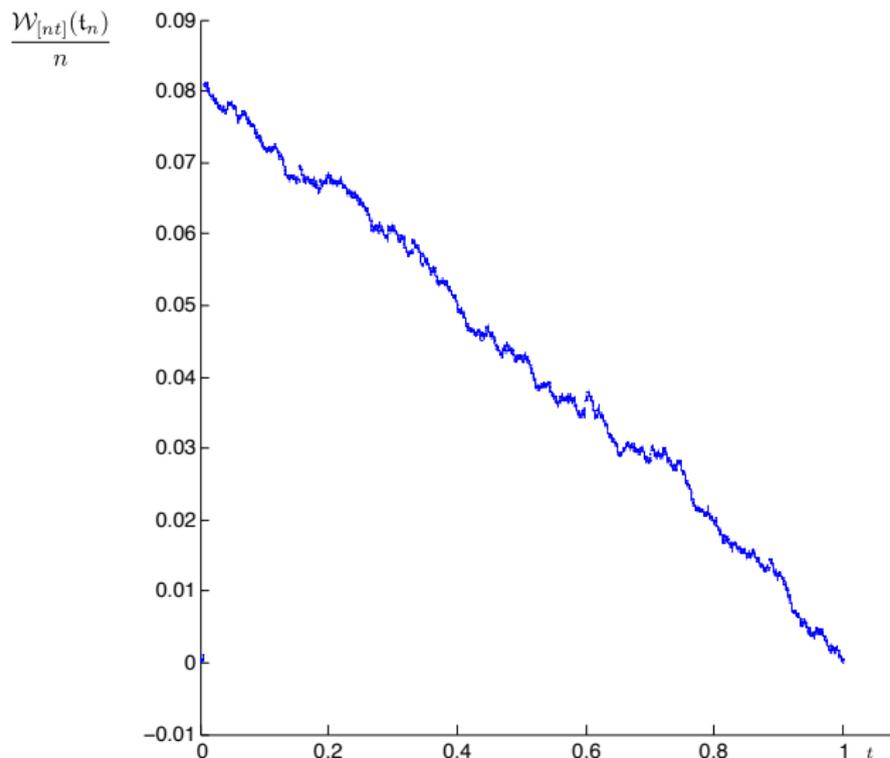
Soit k_u le nombre d'enfants du sommet u .

Définition

La marche de Lukasiewicz $W(\tau) = (W_n(\tau), 0 \leq n \leq \zeta(\tau))$ d'un arbre τ est définie par :

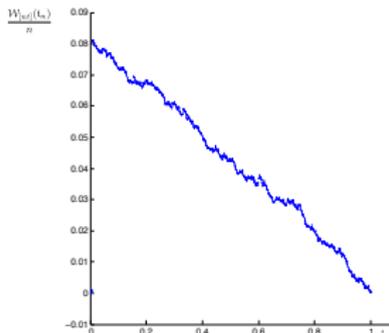
$$W_0(\tau) = 0, \quad W_{n+1}(\tau) = W_n(\tau) + k_{u(n)}(\tau) - 1.$$

Convergence de la marche de Lukasiewicz



Convergence de la marche de Lukasiewicz

Soit $U(t_n)$ l'indice du premier sommet de degré maximal de t_n .

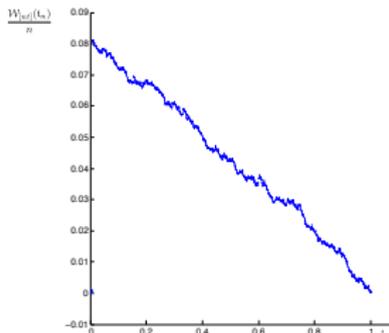


Convergence de la marche de Lukasiewicz

Soit $U(t_n)$ l'indice du premier sommet de degré maximal de t_n .

Théorème (K. 12')

Les assertions suivantes sont vérifiées :



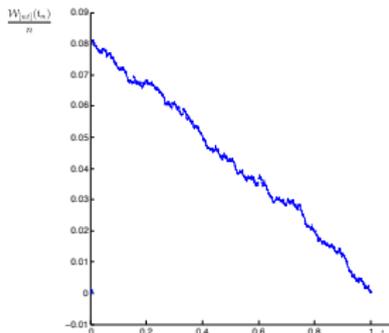
Convergence de la marche de Lukasiewicz

Soit $U(t_n)$ l'indice du premier sommet de degré maximal de t_n .

Théorème (K. 12')

Les assertions suivantes sont vérifiées :

- (i) $U(t_n)/n$ converge en probabilité vers 0 quand $n \rightarrow \infty$.



Convergence de la marche de Lukasiewicz

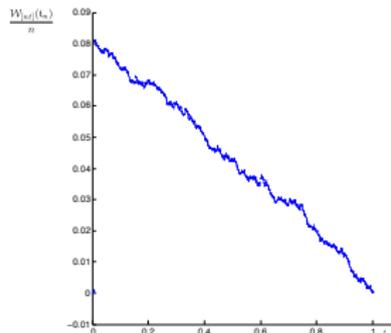
Soit $U(t_n)$ l'indice du premier sommet de degré maximal de t_n .

Théorème (K. 12')

Les assertions suivantes sont vérifiées :

(i) $U(t_n)/n$ converge en probabilité vers 0 quand $n \rightarrow \infty$.

(ii) On a $\sup_{0 \leq i \leq U(t_n)} \frac{W_i(t_n)}{n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(\mathbb{P})} 0$.



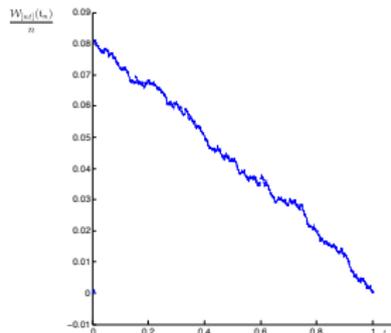
Convergence de la marche de Lukasiewicz

Soit $U(t_n)$ l'indice du premier sommet de degré maximal de t_n .

Théorème (K. 12')

Les assertions suivantes sont vérifiées :

- (i) $U(t_n)/n$ converge en probabilité vers 0 quand $n \rightarrow \infty$.
- (ii) On a $\sup_{0 \leq i \leq U(t_n)} \frac{W_i(t_n)}{n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(\mathbb{P})} 0$.
- (iii) On a $\left(\frac{W_{[nt] \vee (U(t_n)+1)}(t_n)}{n}, 0 \leq t \leq 1 \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} ((1-m)(1-t))_{0 \leq t \leq 1}$.



Convergence de la marche de Lukasiewicz

Soit $U(\mathbf{t}_n)$ l'indice du premier sommet de degré maximal de \mathbf{t}_n .

Théorème (K. 12')

Les assertions suivantes sont vérifiées :

- (i) $U(\mathbf{t}_n)/n$ converge en probabilité vers 0 quand $n \rightarrow \infty$.
- (ii) On a $\sup_{0 \leq i \leq U(\mathbf{t}_n)} \frac{\mathcal{W}_i(\mathbf{t}_n)}{n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(\mathbb{P})} 0$.
- (iii) On a $\left(\frac{\mathcal{W}_{[nt] \vee (U(\mathbf{t}_n)+1)}(\mathbf{t}_n)}{n}, 0 \leq t \leq 1 \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} ((1-\mathbf{m})(1-t))_{0 \leq t \leq 1}$.

Remarque:

- La limite est déterministe et ne dépend que de \mathbf{m} .

Idée de preuve

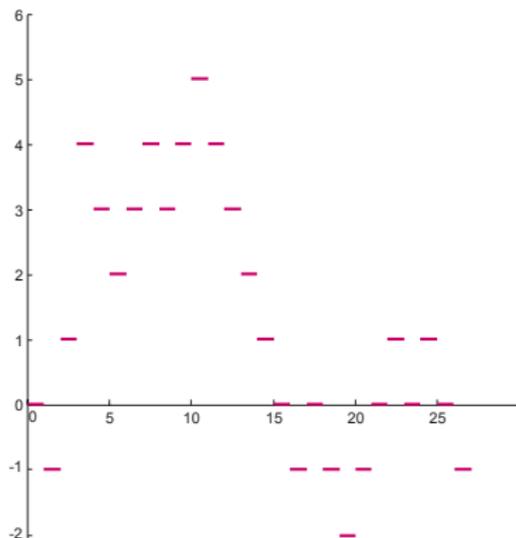
Soit $(W_n)_{n \geq 0}$ une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

Étape 1 : transformée de Vervaat \mathcal{V} . On suppose que $W_n = -1$.

Idée de preuve

Soit $(W_n)_{n \geq 0}$ une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

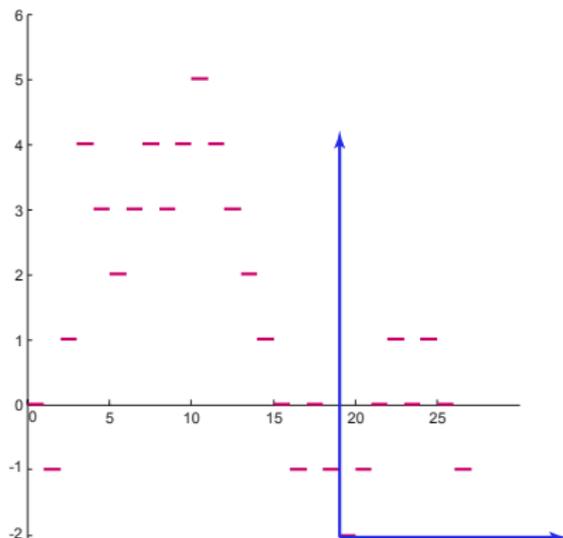
Étape 1 : transformée de Vervaat \mathcal{V} . On suppose que $W_n = -1$.



Idée de preuve

Soit $(W_n)_{n \geq 0}$ une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

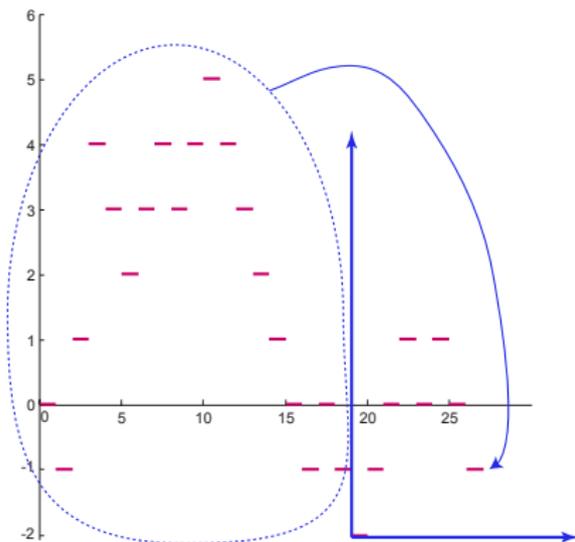
Étape 1 : transformée de Vervaat \mathcal{V} . On suppose que $W_n = -1$.



Idée de preuve

Soit $(W_n)_{n \geq 0}$ une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

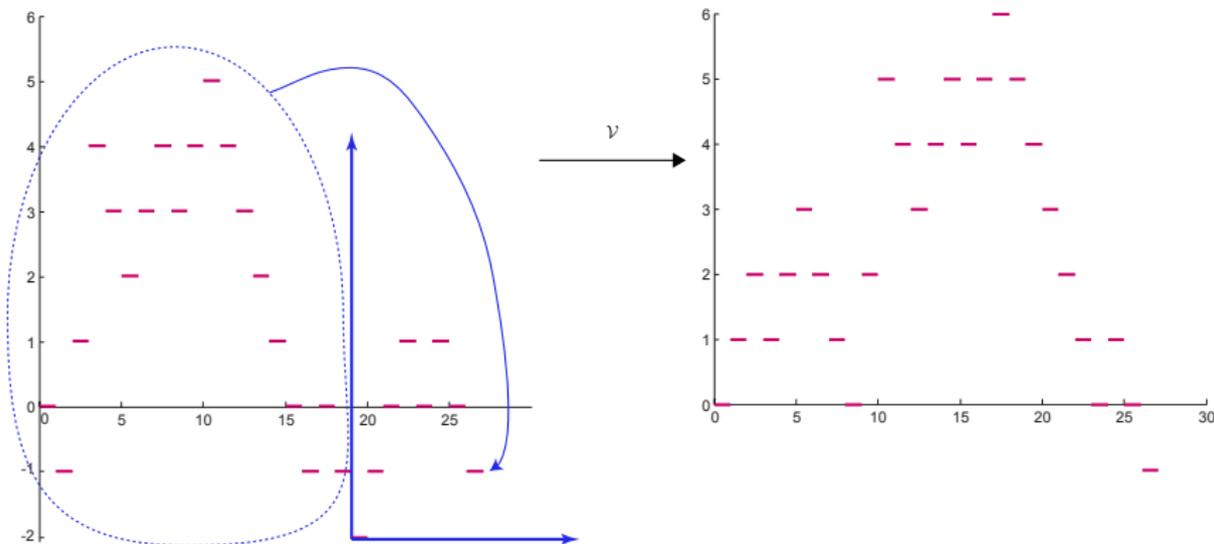
Étape 1 : transformée de Vervaat \mathcal{V} . On suppose que $W_n = -1$.



Idée de preuve

Soit $(W_n)_{n \geq 0}$ une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

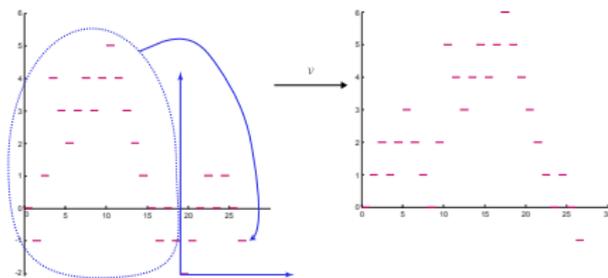
Étape 1 : transformée de Vervaat \mathcal{V} . On suppose que $W_n = -1$.



Idée de preuve

Soit $(W_n)_{n \geq 0}$ une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

Étape 1 : transformée de Vervaat \mathcal{V} . On suppose que $W_n = -1$.



Proposition

La transformée de Vervaat de (W_0, W_1, \dots, W_n) sous la loi $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$ est la loi de $(\mathcal{W}_0(t_n), \dots, \mathcal{W}_n(t_n))$.

Idée de preuve

$(W_n)_{n \geq 0}$ est une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

Étape 2.

Il s'agit donc de comprendre (W_0, W_1, \dots, W_n) sous la loi $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$.

Idée de preuve

$(W_n)_{n \geq 0}$ est une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

Étape 2.

Il s'agit donc de comprendre (W_0, W_1, \dots, W_n) sous la loi $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$.

Point important: $\mathbb{E}[W_1] = m - 1 < 0$.

Idée de preuve

$(W_n)_{n \geq 0}$ est une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

Étape 2.

Il s'agit donc de comprendre (W_0, W_1, \dots, W_n) sous la loi $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$.

Point important: $\mathbb{E}[W_1] = m - 1 < 0$. On pose donc

$$\bar{W}_i = W_i + (1 - m)i, \quad i \geq 0.$$

Idée de preuve

$(W_n)_{n \geq 0}$ est une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

Étape 2.

Il s'agit donc de comprendre (W_0, W_1, \dots, W_n) sous la loi $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$.

Point important: $\mathbb{E}[W_1] = m - 1 < 0$. On pose donc

$$\bar{W}_i = W_i + (1 - m)i, \quad i \geq 0.$$

Il s'agit donc d'étudier

$$(\bar{W}_0, \bar{W}_1, \dots, \bar{W}_n | \bar{W}_n = (1 - m)n - 1).$$

Idée de preuve

$(W_n)_{n \geq 0}$ est une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

Étape 2.

Il s'agit donc de comprendre (W_0, W_1, \dots, W_n) sous la loi $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$.

Point important: $\mathbb{E}[W_1] = m - 1 < 0$. On pose donc

$$\bar{W}_i = W_i + (1 - m)i, \quad i \geq 0.$$

Il s'agit donc d'étudier

$$(\bar{W}_0, \bar{W}_1, \dots, \bar{W}_n | \bar{W}_n = (1 - m)n - 1).$$

Point crucial (Denisov, Dieker & Shneer '08) : pour tout $n \geq 1$,

$$\mathbb{P}[\bar{W}_n \in [x, x + 1)] \underset{x \rightarrow \infty}{\sim} n \mathbb{P}[\bar{W}_1 \in [x, x + 1)].$$

Idée de preuve

$(W_n)_{n \geq 0}$ est une **marche aléatoire** de loi des sauts $\nu(k) = \mu(k+1)$, $k \geq -1$.

Étape 2.

Il s'agit donc de comprendre (W_0, W_1, \dots, W_n) sous la loi $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$.

Point important: $\mathbb{E}[W_1] = m - 1 < 0$. On pose donc

$$\bar{W}_i = W_i + (1 - m)i, \quad i \geq 0.$$

Il s'agit donc d'étudier

$$(\bar{W}_0, \bar{W}_1, \dots, \bar{W}_n | \bar{W}_n = (1 - m)n - 1).$$

Point crucial (Denisov, Dieker & Shneer '08) : pour tout $n \geq 1$,

$$\mathbb{P}[\bar{W}_n \in [x, x + 1)] \underset{x \rightarrow \infty}{\sim} n \mathbb{P}[\bar{W}_1 \in [x, x + 1)].$$

On dit que la loi de \bar{W}_1 est $[0, 1)$ – sous-exponentielle.

Idée de preuve

On écrit $\overline{W}_n = \overline{X}_1 + \cdots + \overline{X}_n$ et on note \overline{v} la loi de \overline{W}_1 .

Idée de preuve

On écrit $\overline{W}_n = \overline{X}_1 + \dots + \overline{X}_n$ et on note \overline{v} la loi de \overline{W}_1 .

Théorème (Loulakis & Armendáriz '11)

On note π_{n-1} la loi sur \mathbb{R}^{n-1} de $(\overline{X}_1, \dots, \overline{X}_n \mid \overline{W}_n = (1 - \mathbf{m})n - 1)$, auquel on a enlevé la composante maximale.

Idée de preuve

On écrit $\overline{W}_n = \overline{X}_1 + \dots + \overline{X}_n$ et on note \overline{v} la loi de \overline{W}_1 .

Théorème (Loulakis & Armendáriz '11)

On note π_{n-1} la loi sur \mathbb{R}^{n-1} de $(\overline{X}_1, \dots, \overline{X}_n \mid \overline{W}_n = (1 - \mathbf{m})n - 1)$, auquel on a enlevé la composante maximale. Alors :

$$\sup_{\mathcal{A} \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^{n-1})} \left| \pi_{n-1}(\mathcal{A}) - \overline{v}^{\otimes (n-1)}(\mathcal{A}) \right| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0.$$

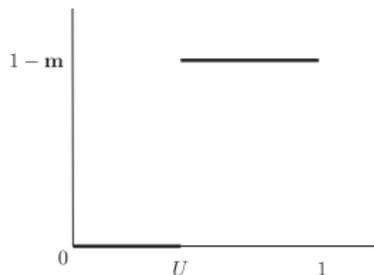
Idée de preuve

Conséquence :

Sous $\mathbb{P} [\cdot | \overline{W}_n = (1 - m)n - 1]$,

$$\left(\frac{1}{n} \overline{W}_{[nt]}; 0 \leq t \leq 1 \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} ((1 - m) \mathbb{1}_{U \leq t}; 0 \leq t \leq 1),$$

où U est uniforme sur $[0, 1]$:



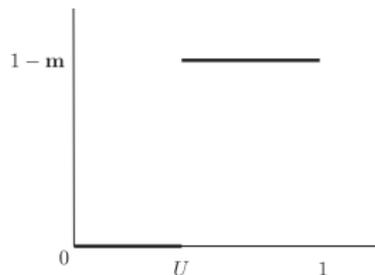
Idée de preuve

Conséquence :

Sous $\mathbb{P} [\cdot | \overline{W}_n = (1 - \mathbf{m})n - 1]$,

$$\left(\frac{1}{n} \overline{W}_{[nt]}; 0 \leq t \leq 1 \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} ((1 - \mathbf{m}) \mathbb{1}_{U \leq t}; 0 \leq t \leq 1),$$

où U est uniforme sur $[0, 1]$:



Or $W_i = \overline{W}_i - (1 - \mathbf{m})i$.

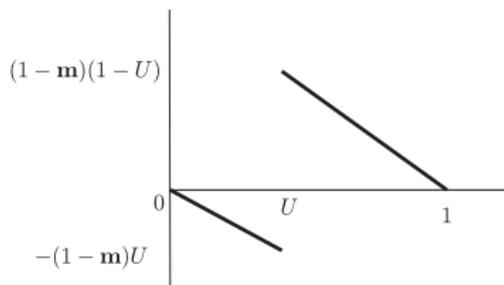
Idee de preuve

Conséquence :

Sous $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$,

$$\left(\frac{1}{n} W_{[nt]}; 0 \leq t \leq 1 \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \left(-(1-m)t + (1-m) \mathbb{1}_{U \leq t}, 0 \leq t \leq 1 \right);$$

où U est uniforme sur $[0, 1]$:



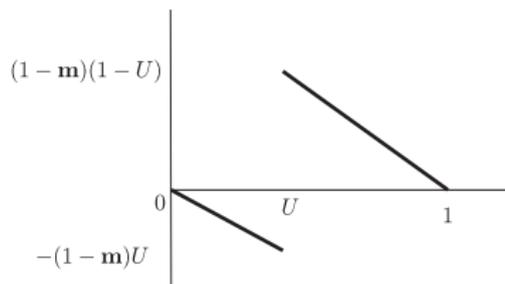
Idée de preuve

Conséquence :

Sous $\mathbb{P}[\cdot | W_n = -1]$,

$$\left(\frac{1}{n} W_{[nt]}; 0 \leq t \leq 1 \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} \left(-(1-m)t + (1-m)\mathbb{1}_{U \leq t}, 0 \leq t \leq 1 \right);$$

où U est uniforme sur $[0, 1]$:



On conclut en appliquant une transformée de Vervaat. ■

Application : fluctuations du degré maximal

On note $\Delta(\mathbf{t}_n)$ le degré maximal de \mathbf{t}_n .

Application : fluctuations du degré maximal

On note $\Delta(\mathbf{t}_n)$ le degré maximal de \mathbf{t}_n .

Corollaire

Il existe une suite $(B_n)_{n \geq 1}$ telle que :

$$\frac{\Delta(\mathbf{t}_n) - (1 - \mathbf{m})n}{B_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} -Y_1,$$

Application : fluctuations du degré maximal

On note $\Delta(\mathbf{t}_n)$ le degré maximal de \mathbf{t}_n .

Corollaire

Il existe une suite $(B_n)_{n \geq 1}$ telle que :

$$\frac{\Delta(\mathbf{t}_n) - (1 - \mathbf{m})n}{B_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} -Y_1,$$

où Y_1 est la loi au temps 1 d'un processus de Lévy Y d'exposant de Laplace $\mathbb{E}[e^{-\lambda Y_t}] = e^{-t\lambda^{2 \wedge \theta}}$.

Application : fluctuations du degré maximal

On note $\Delta(\mathbf{t}_n)$ le degré maximal de \mathbf{t}_n .

Corollaire

Il existe une suite $(B_n)_{n \geq 1}$ telle que :

$$\frac{\Delta(\mathbf{t}_n) - (1 - \mathbf{m})n}{B_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} -Y_1,$$

où Y_1 est la loi au temps 1 d'un processus de Lévy Y d'exposant de Laplace $\mathbb{E}[e^{-\lambda Y_t}] = e^{-t\lambda^{2 \wedge \theta}}$.

Remarques :

- ▶ $B_n \simeq n^{1/(2 \wedge \theta)}$.

Application : fluctuations du degré maximal

On note $\Delta(\mathbf{t}_n)$ le degré maximal de \mathbf{t}_n .

Corollaire

Il existe une suite $(B_n)_{n \geq 1}$ telle que :

$$\frac{\Delta(\mathbf{t}_n) - (1 - \mathbf{m})n}{B_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} -Y_1,$$

où Y_1 est la loi au temps 1 d'un processus de Lévy Y d'exposant de Laplace $\mathbb{E}[e^{-\lambda Y_t}] = e^{-t\lambda^{2 \wedge \theta}}$.

Remarques :

- ▶ $B_n \simeq n^{1/(2 \wedge \theta)}$.
- ▶ Janson '12 a démontré ce résultat lorsque $\mu(n) \sim c/n^\beta$ avec $c > 0, \beta > 2$.

Application : fluctuations du degré maximal

On note $\Delta(\mathbf{t}_n)$ le degré maximal de \mathbf{t}_n .

Corollaire

Il existe une suite $(B_n)_{n \geq 1}$ telle que :

$$\frac{\Delta(\mathbf{t}_n) - (1 - \mathbf{m})n}{B_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} -Y_1,$$

où Y_1 est la loi au temps 1 d'un processus de Lévy Y d'exposant de Laplace $\mathbb{E}[e^{-\lambda Y_t}] = e^{-t\lambda^{2 \wedge \theta}}$.

Idée de la preuve:

$\Delta(\mathbf{t}_n) - (1 - \mathbf{m})n$ a grosso-modo la loi somme de $n - 1$ variables aléatoires centrées indépendantes dans le domaine d'attraction d'une loi stable d'indice $2 \wedge \theta$.

III. 2) LOCALISATION DU SOMMET DE DEGRÉ MAXIMAL

Quelques notations

On note :

- ▶ $u_*(t_n)$ le premier sommet de degré maximal de t_n ,
- ▶ $|u_*(t_n)|$ la hauteur de $u_*(t_n)$,
- ▶ $\Delta(t_n)$ le degré de $u_*(t_n)$,
- ▶ $U(t_n)$ l'indice de $u_*(t_n)$.

Localisation de $\mathbf{u}_\star(\mathbf{t}_n)$

Théorème (K. 12')

(i) Pour $i \geq 0$, $\mathbb{P}[\mathbf{U}(\mathbf{t}_n) = i] \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \cdot$

Localisation de $\mathbf{u}_\star(\mathbf{t}_n)$

Théorème (K. 12')

(i) Pour $i \geq 0$, $\mathbb{P}[\mathbf{U}(\mathbf{t}_n) = i] \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} (1 - \mathbf{m}) \cdot \mathbb{P}_\mu[\zeta(\tau) \geq i + 1]$.

Localisation de $\mathbf{u}_*(\mathbf{t}_n)$

Théorème (K. 12')

$$(i) \text{ Pour } i \geq 0, \mathbb{P}[\mathbf{U}(\mathbf{t}_n) = i] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1 - \mathbf{m}) \cdot \mathbb{P}_\mu[\zeta(\tau) \geq i + 1].$$

Remarques :

- ▶ Le point (i) se démontre par un argument d'absolue continuité en utilisant le corollaire concernant les fluctuations de $\Delta(\mathbf{t}_n)$.

Localisation de $\mathbf{u}_\star(\mathbf{t}_n)$

Théorème (K. 12')

$$(i) \text{ Pour } i \geq 0, \mathbb{P}[\mathbf{U}(\mathbf{t}_n) = i] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1 - \mathbf{m}) \cdot \mathbb{P}_\mu[\zeta(\tau) \geq i + 1].$$

$$(ii) \text{ Pour } i \geq 0, \mathbb{P}[|\mathbf{u}_\star(\mathbf{t}_n)| = i] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i.$$

Remarques :

- ▶ Le point (i) se démontre par un argument d'absolue continuité en utilisant le corollaire concernant les fluctuations de $\Delta(\mathbf{t}_n)$.

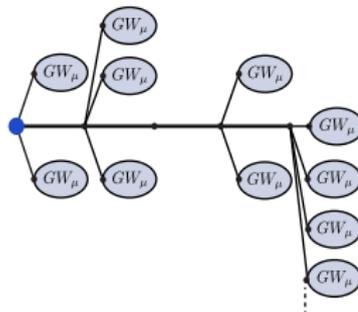
Localisation de $\mathbf{u}_\star(\mathbf{t}_n)$

Théorème (K. 12')

(i) Pour $i \geq 0$, $\mathbb{P}[\mathbf{U}(\mathbf{t}_n) = i] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1 - \mathbf{m}) \cdot \mathbb{P}_\mu[\zeta(\tau) \geq i + 1]$.

(ii) Pour $i \geq 0$, $\mathbb{P}[|\mathbf{u}_\star(\mathbf{t}_n)| = i] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$.

Rappel : on a convergence locale vers



Remarques :

- Le point (i) se démontre par un argument d'absolue continuité en utilisant le corollaire concernant les fluctuations de $\Delta(\mathbf{t}_n)$.

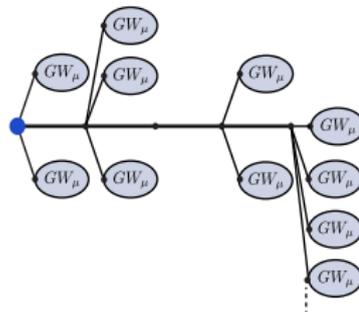
Localisation de $\mathbf{u}_\star(\mathbf{t}_n)$

Théorème (K. 12')

(i) Pour $i \geq 0$, $\mathbb{P}[\mathbf{U}(\mathbf{t}_n) = i] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1 - \mathbf{m}) \cdot \mathbb{P}_\mu[\zeta(\tau) \geq i + 1]$.

(ii) Pour $i \geq 0$, $\mathbb{P}[|\mathbf{u}_\star(\mathbf{t}_n)| = i] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1 - \mathbf{m})\mathbf{m}^i$.

Rappel : on a convergence locale vers



Remarques :

- ▶ Le point (i) se démontre par un argument d'absolue continuité en utilisant le corollaire concernant les fluctuations de $\Delta(\mathbf{t}_n)$.
- ▶ Le point (ii) n'est pas une conséquence immédiate de la convergence locale (nécessite également (i)).

Structure de t_n

Conséquence pratique :

t_n est composé de :

- ▶ Un arbre \mathcal{F} fini.
- ▶ Une forêt de Δ_n GW_μ arbres (indépendants de Δ_n), conditionnée à avoir en tout $(1 - \mathbf{m})n$ sommets, où Δ_n vérifie :

$$\frac{\Delta_n - (1 - \mathbf{m})n}{B_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} -Y_1.$$

III. 3) CONSÉQUENCES

Hauteur de t_n

On note $\mathcal{H}(t_n)$ la hauteur de t_n .

Hauteur de t_n

On note $\mathcal{H}(t_n)$ la hauteur de t_n .

Théorème (K. 12')

Pour toute suite $(\lambda_n)_{n \geq 1}$ de réels strictement positifs convergeant vers $+\infty$:

$$\mathbb{P} \left[\left| \mathcal{H}(t_n) - \frac{\ln(n)}{\ln(1/\mathbf{m})} \right| \leq \lambda_n \right] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1.$$

Hauteur de t_n

On note $\mathcal{H}(t_n)$ la hauteur de t_n .

Théorème (K. 12')

Pour toute suite $(\lambda_n)_{n \geq 1}$ de réels strictement positifs convergeant vers $+\infty$:

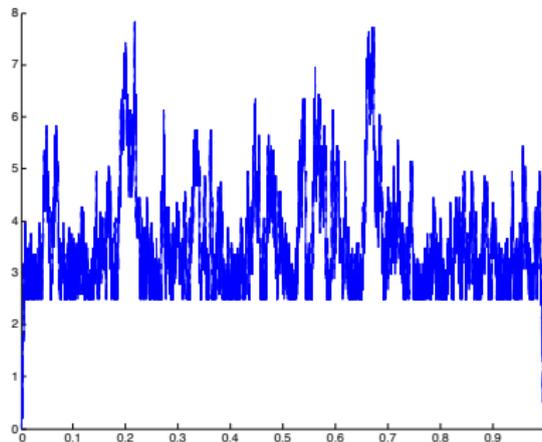
$$\mathbb{P} \left[\left| \mathcal{H}(t_n) - \frac{\ln(n)}{\ln(1/\mathbf{m})} \right| \leq \lambda_n \right] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1.$$

Idée de la preuve:

Comme $\sum_i i \ln(i) \mu(i) < \infty$, d'après Heathcote, Seneta & Vere-Jones '67, il existe une constante $c > 0$ telle que :

$$\mathbb{P}_{\mu} [\mathcal{H}(\tau) > k] \underset{k \rightarrow \infty}{\sim} c \cdot \mathbf{m}^k.$$

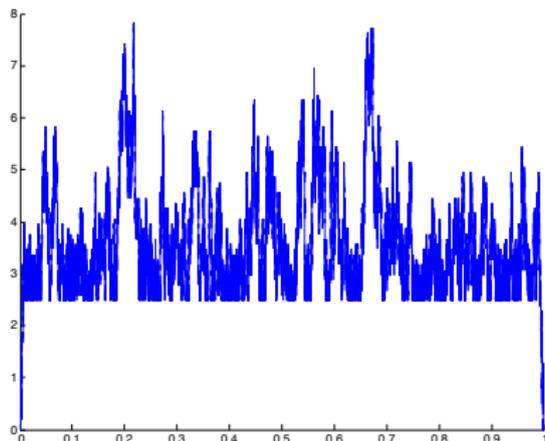
Fonction de contour de t_n



Fonction de contour de t_n

Théorème (K. 12')

Soit $(r_n)_{n \geq 1}$ une suite de nombre réels strictement positifs.

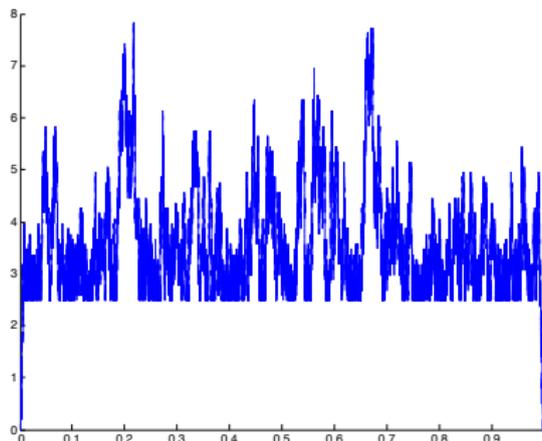


Fonction de contour de t_n

Théorème (K. 12')

Soit $(r_n)_{n \geq 1}$ une suite de nombre réels strictement positifs.

- (i) Si $r_n / \ln(n) \rightarrow \infty$, alors $(C_{2nt}(t_n) / r_n, 0 \leq t \leq 1)$ converge en loi vers la fonction nulle sur $[0, 1]$ quand $n \rightarrow \infty$.

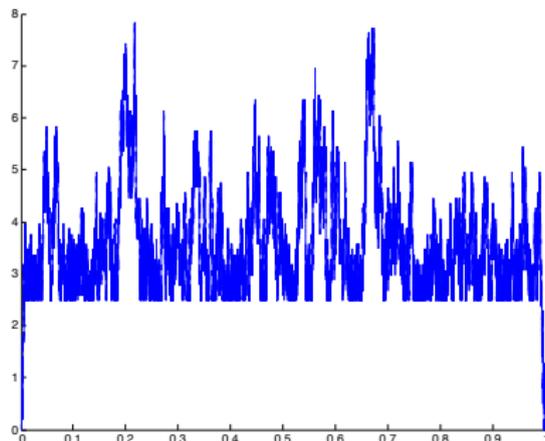


Fonction de contour de t_n

Théorème (K. 12')

Soit $(r_n)_{n \geq 1}$ une suite de nombre réels strictement positifs.

- (i) Si $r_n / \ln(n) \rightarrow \infty$, alors $(C_{2nt}(t_n) / r_n, 0 \leq t \leq 1)$ converge en loi vers la fonction nulle sur $[0, 1]$ quand $n \rightarrow \infty$.
- (ii) Sinon, la suite $(C_{2nt}(t_n) / r_n, 0 \leq t \leq 1)$ n'est pas tendue dans l'espace $\mathcal{C}([0, 1], \mathbb{R})$.



IV. EXTENSIONS

Conjecture

On a :

$$\mathbb{E} [\mathcal{H}(\mathbf{t}_n)] \underset{n \rightarrow \infty}{\sim} \frac{\ln(n)}{\ln(1/\mathbf{m})}.$$

Conjecture

On a :

$$\mathbb{E} [\mathcal{H}(t_n)] \underset{n \rightarrow \infty}{\sim} \frac{\ln(n)}{\ln(1/\mathbf{m})}.$$

Question

Que se passe-t-il dans le cas de μ non générique quelconque ?

Conjecture

On a :

$$\mathbb{E} [\mathcal{H}(t_n)] \underset{n \rightarrow \infty}{\sim} \frac{\ln(n)}{\ln(1/m)}.$$

Question

Que se passe-t-il dans le cas de μ non générique quelconque ?

Merci pour votre attention!

