# La triangulation brownienne : une limite universelle de configurations non-croisées aléatoires

(travail avec Nicolas Curien)

Igor Kortchemski (Université Paris-Sud, Orsay)

Séminaire de probabilités de l'institut Fourier, 13 mars 2012

Soit  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite d'objets « discrets » convergeant vers un objet « continu » X :

$$X_n \xrightarrow[n\to\infty]{} X.$$

Soit  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite d'objets « discrets » convergeant vers un objet « continu » X :

$$X_n \longrightarrow X$$
.

#### Plusieurs intérêts :

- Du discret au continu : si une certaine propriété  $\mathcal{P}$  est vérifiée par tous les  $X_n$  et passe à la limite, X vérifie  $\mathcal{P}$ .

Soit  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite d'objets « discrets » convergeant vers un objet « continu » X :

$$X_n \xrightarrow[n\to\infty]{} X.$$

#### Plusieurs intérêts :

- Du discret au continu : si une certaine propriété  $\mathcal{P}$  est vérifiée par tous les  $X_n$  et passe à la limite, X vérifie  $\mathcal{P}$ .
- *Du continu au discret :* si une certaine propriété  $\mathcal{P}$  est vérifiée par X et passe à la limite,  $X_n$  vérifie « à peu près »  $\mathcal{P}$  pour n grand.

Soit  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite d'objets « discrets » convergeant vers un objet « continu » X :

$$X_n \xrightarrow[n\to\infty]{} X.$$

#### Plusieurs intérêts :

- Du discret au continu : si une certaine propriété  $\mathcal{P}$  est vérifiée par tous les  $X_n$  et passe à la limite, X vérifie  $\mathcal{P}$ .
- Du continu au discret : si une certaine propriété  $\mathcal{P}$  est vérifiée par X et passe à la limite,  $X_n$  vérifie « à peu près »  $\mathcal{P}$  pour n grand.
- *Universalité* : si  $(Y_n)_{n\geqslant 1}$  est une autre suite d'objets qui converge vers X, alors  $X_n$  et  $Y_n$  ont à peu près les même propriétés pour n grand.

Soit  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite d'objets « discrets » convergeant vers un objet « continu » X :

$$X_n \xrightarrow[n\to\infty]{} X.$$

#### Plusieurs intérêts :

- Du discret au continu : si une certaine propriété  $\mathcal{P}$  est vérifiée par tous les  $X_n$  et passe à la limite, X vérifie  $\mathcal{P}$ .
- Du continu au discret : si une certaine propriété  $\mathcal{P}$  est vérifiée par X et passe à la limite,  $X_n$  vérifie « à peu près »  $\mathcal{P}$  pour n grand.
- *Universalité* : si  $(Y_n)_{n\geqslant 1}$  est une autre suite d'objets qui converge vers X, alors  $X_n$  et  $Y_n$  ont à peu près les même propriétés pour n grand.

Quel est le sens de la convergence lorsque les objets sont aléatoires?

→ Convergence en distribution

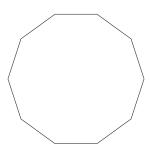
#### Plan

- I. Présentation des objets discrets
- II. CONSTRUCTION DE L'OBJET LIMITE
- III. IDÉE DE LA PREUVE DE LA CONVERGENCE
- IV. APPLICATION À L'ÉTUDE DES PROPRIÉTÉS COMBINATOIRES DES DISSECTIONS

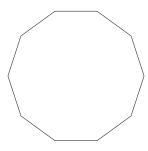
I. Présentation des objets discrets

Objets discrets

Soit  $P_n$  le polygône dont les sommets sont  $e^{\frac{2i\pi j}{n}}(j=0,1,\ldots,n-1)$ .



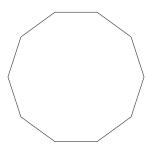
Soit  $P_n$  le polygône dont les sommets sont  $e^{\frac{2i\pi j}{n}}(j=0,1,\ldots,n-1).$ 



Philosophie générale: on choisit au hasard une configuration non-croisée obtenue à partir des sommets de  $P_n$ , c'est-à-dire un ensemble de diagonales qui ne se coupent pas.

Objets discrets

Soit  $P_n$  le polygône dont les sommets sont  $e^{\frac{2i\pi j}{n}}(j=0,1,\ldots,n-1)$ .

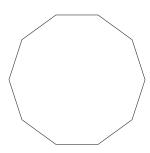


Philosophie générale: on choisit au hasard une configuration non-croisée obtenue à partir des sommets de P<sub>n</sub>, c'est-à-dire un ensemble de diagonales qui ne se coupent pas.

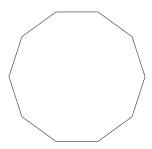
Que se passe-t-il pour n grand?

Cas des dissections de  $P_n$ .

Soit  $P_n$  le polygône dont les sommets sont  $e^{\frac{2i\pi j}{n}}(j=0,1,\ldots,n-1).$ 

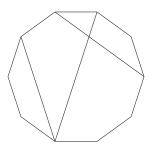


Soit  $P_n$  le polygône dont les sommets sont  $e^{\frac{2i\pi j}{n}}(j=0,1,\ldots,n-1)$ .



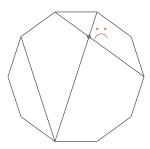
Une **dissection** de  $P_n$  est l'union des côtés de  $P_n$  et d'une collection de diagonales qui ne peuvent s'intersecter qu'en leurs extrémités (c-à-d non croisées).

Soit  $P_n$  le polygône dont les sommets sont  $e^{\frac{2i\pi j}{n}}(j=0,1,\ldots,n-1)$ .



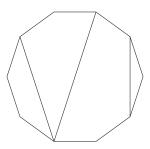
Une **dissection** de  $P_n$  est l'union des côtés de  $P_n$  et d'une collection de diagonales qui ne peuvent s'intersecter qu'en leurs extrémités (c-à-d non croisées).

Soit  $P_n$  le polygône dont les sommets sont  $e^{\frac{2i\pi j}{n}}(j=0,1,\ldots,n-1)$ .



Une **dissection** de  $P_n$  est l'union des côtés de  $P_n$  et d'une collection de diagonales qui ne peuvent s'intersecter qu'en leurs extrémités (c-à-d non croisées).

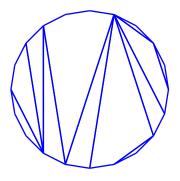
Soit  $P_n$  le polygône dont les sommets sont  $e^{\frac{2i\pi j}{n}}(j=0,1,\ldots,n-1)$ .

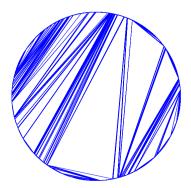


Une **dissection** de  $P_n$  est l'union des côtés de  $P_n$  et d'une collection de diagonales qui ne peuvent s'intersecter qu'en leurs extrémités (c-à-d non croisées).

Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection aléatoire, uniformément distribuée parmi toutes les dissections de  $P_n$ . À quoi ressemble  $\mathcal{D}_n$  lorsque n est très grand?

Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection aléatoire, uniformément distribuée parmi toutes les dissections de  $P_n$ . À quoi ressemble  $\mathcal{D}_n$  lorsque n est très grand?



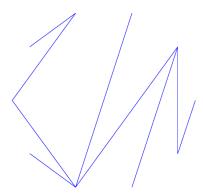


Exemple de réalisations de  $\mathcal{T}_{18}$  et  $\mathcal{T}_{15000}$ .

Cas des arbres non croisés de  $P_n$ .

### Arbres non croisés

### Exemple d'arbre non croisé de P<sub>10</sub> :

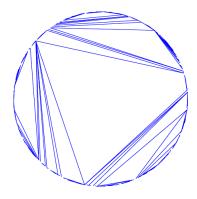


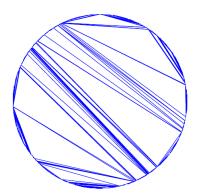
### Arbres non croisés

On choisit aléatoirement  $\mathcal{T}_n$  un arbre non croisé, uniformément parmi tous ceux de  $P_n$ . À quoi ressemble  $\mathcal{T}_n$  pour n grand?

#### Arbres non croisés

On choisit aléatoirement  $\mathfrak{I}_n$  un arbre non croisé, uniformément parmi tous ceux de  $P_n$ . À quoi ressemble  $\mathcal{T}_n$  pour n grand?



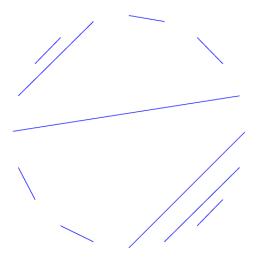


Exemple de réalisations de  $\mathcal{T}_{500}$  et  $\mathcal{T}_{1000}$ .

Cas des transpositions non croisées de  $P_{2n}$ .

## Transpositions non croisées

Exemple de transposition non croisée de P<sub>20</sub> :

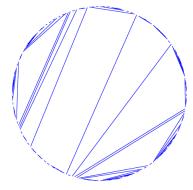


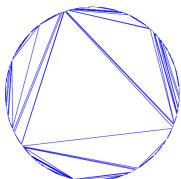
## Transpositions non croisées

On choisit aléatoirement  $Q_n$  une transposition non croisée de  $P_{2n}$ , uniformément parmi tous ceux de  $P_{2n}$ . À quoi ressemble  $Q_n$  pour n grand?

## Transpositions non croisées

On choisit aléatoirement  $\mathcal{Q}_n$  une transposition non croisée de  $P_{2n}$ , uniformément parmi tous ceux de  $P_{2n}$ . À quoi ressemble  $\mathcal{Q}_n$  pour n grand?





Exemple de réalisations de  $Q_{250}$  et  $Q_{1000}$ .

## Petit historique

#### Point de vue combinatoire :

- ► Comptage et bijections d'arbres non croisés : Dulucq & Penaud (1993), Noy (1998), ...
- ► Comptage de diverses configurations non croisées : Flajolet & Noy (1999)

## Petit historique

#### Point de vue combinatoire :

- ► Comptage et bijections d'arbres non croisés : Dulucq & Penaud (1993), Noy (1998), ...
- Comptage de diverses configurations non croisées : Flajolet & Noy (1999)

#### Point de vue combinatoire probabiliste :

- Triangulations uniformes (degré maximal): Devroye, Flajolet, Hurtado, Noy & Steiger (1999) et Gao & Wormald (2000)
- Arbres non croisés uniformes (degré maximal) : Deutsch & Noy (2002), Marckert & Panholzer (2002)
- Dissections uniformes (degré maximal) : Bernasconi, Panagiotou & Steger (2010)

## Petit historique

#### Point de vue combinatoire :

- Comptage et bijections d'arbres non croisés : Dulucq & Penaud (1993), Noy (1998), ...
- ▶ Comptage de diverses configurations non croisées : Flajolet & Noy (1999)

#### Point de vue combinatoire probabiliste :

- ▶ Triangulations uniformes (degré maximal) : Devroye, Flajolet, Hurtado, Noy & Steiger (1999) et Gao & Wormald (2000)
- Arbres non croisés uniformes (degré maximal) : Deutsch & Noy (2002), Marckert & Panholzer (2002)
- ▶ Dissections uniformes (degré maximal) : Bernasconi, Panagiotou & Steger (2010)

#### Point de vue géométrique :

- ► Aldous (1994) : grandes triangulations uniformes
- ▶ K' (2011) : dissections favorisant les grandes faces (non uniformes)

la triangulation brownienne (Aldous, '94)

### Théorème (de Donsker)

Soient  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite de v. a. i.i.d avec  $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$  et  $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$ .

## Théorème (de Donsker)

Soient  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite de v. a. i.i.d avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2=\mathbb{E}[X_1^2]<\infty$ . Soit  $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$ .

## Théorème (de Donsker)

Soient  $(X_n)_{n\geq 1}$  une suite de v. a. i.i.d avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2=\mathbb{E}[X_1^2]<\infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma\sqrt{n}}, t \geqslant 0\right) \quad \xrightarrow[n \to \infty]{(d)}$$

### Théorème (de Donsker)

Soient  $(X_n)_{n\geq 1}$  une suite de v. a. i.i.d avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2=\mathbb{E}[X_1^2]<\infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma\sqrt{n}},t\geqslant0\right)\quad \overset{(d)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}}\quad (W_t,t\geqslant0),$$

### Théorème (de Donsker)

Soient  $(X_n)_{n\geq 1}$  une suite de v. a. i.i.d avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2=\mathbb{E}[X_1^2]<\infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma\sqrt{n}},t\geqslant0\right)\quad \overset{(d)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}}\quad (\textbf{W}_t,t\geqslant0),$$

où  $(W_t, t \ge 0)$  est une fonction continue aléatoire appelée mouvement brownien (qui ne dépend pas de  $\sigma$ ).

## Rappels sur le mouvement brownien

#### Théorème (de Donsker)

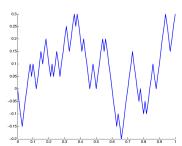
Soient  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite de v. a. i.i.d avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2=\mathbb{E}[X_1^2]<\infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

Comment prouver la convergence?

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma\sqrt{n}},t\geqslant0\right)\quad \mathop{\longrightarrow}_{n\to\infty}^{(d)}\quad (\hbox{$W_t$},t\geqslant0),$$

où  $(W_t, t \ge 0)$  est une fonction continue aléatoire appelée mouvement brownien (qui ne dépend pas de  $\sigma$ ).

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma\sqrt{n}}, 0 \leqslant t \leqslant 1\right)$$
pour  $n = 100$ :



## Rappels sur le mouvement brownien

#### Théorème (de Donsker)

Soient  $(X_n)_{n\geq 1}$  une suite de v. a. i.i.d avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2=\mathbb{E}[X_1^2]<\infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

Comment prouver la convergence?

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma\sqrt{n}},t\geqslant0\right)\quad \mathop{\longrightarrow}_{n\to\infty}^{(d)}\quad (\hbox{$W_t$},t\geqslant0),$$

où  $(W_t, t \ge 0)$  est une fonction continue aléatoire appelée mouvement brownien (qui ne dépend pas de  $\sigma$ ).

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma\sqrt{n}}, 0 \leqslant t \leqslant 1\right)$$
pour
$$n = 100000$$
:



#### Théorème (de Donsker conditionné)

Soient  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite de v. a. indépendantes de même loi avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2 = \mathbb{E}\left[\frac{X_1^2}{1}\right] < \infty.$ 

## Théorème (de Donsker conditionné)

Soient  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite de v. a. indépendantes de même loi avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2 = \mathbb{E}[X_1^2] < \infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ .

# Théorème (de Donsker conditionné)

Soient  $(X_n)_{n\geq 1}$  une suite de v. a. indépendantes de même loi avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2 = \mathbb{E}\left[X_1^2\right] < \infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

Comment prouver la convergence?

$$\left(\left.\frac{S_{\mathfrak{n}\mathfrak{t}}}{\sigma\sqrt{\mathfrak{n}}},\mathfrak{t}\geqslant0\right|S_{\mathfrak{n}}=0,S_{\mathfrak{i}}\geqslant0\ \mathit{pour}\ \mathfrak{i}<\mathfrak{n}\right)\quad\underset{\mathfrak{n}\rightarrow\infty}{\overset{(d)}{\longrightarrow}}$$

# Théorème (de Donsker conditionné)

Soient  $(X_n)_{n\geq 1}$  une suite de v. a. indépendantes de même loi avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2 = \mathbb{E}\left[X_1^2\right] < \infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

Comment prouver la convergence?

$$\left(\left.\frac{S_{\mathfrak{n}\mathfrak{t}}}{\sigma\sqrt{\mathfrak{n}}},t\geqslant0\right|S_{\mathfrak{n}}=0,S_{\mathfrak{i}}\geqslant0\ \mathit{pour}\ \mathfrak{i}<\mathfrak{n}\right)\quad\underset{\mathfrak{n}\rightarrow\infty}{\overset{(d)}{\longrightarrow}}\quad(\underline{e_{\boldsymbol{t}}},t\geqslant0),$$

# Théorème (de Donsker conditionné)

Soient  $(X_n)_{n\geq 1}$  une suite de v. a. indépendantes de même loi avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2 = \mathbb{E}\left[X_1^2\right] < \infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

Comment prouver la convergence?

$$\left(\left.\frac{S_{\mathfrak{n}\mathfrak{t}}}{\sigma\sqrt{\mathfrak{n}}},t\geqslant0\right|S_{\mathfrak{n}}=0,S_{\mathfrak{i}}\geqslant0\ \mathit{pour}\ \mathfrak{i}<\mathfrak{n}\right)\quad\overset{(d)}{\underset{\mathfrak{n}\rightarrow\infty}{\longrightarrow}}\quad(\textbf{e}_{\textbf{t}},t\geqslant0),$$

où  $(e_t, t \ge 0)$  est une fonction continue aléatoire appelée excursion browienne.

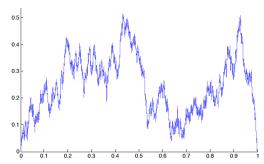
# Théorème (de Donsker conditionné)

Soient  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite de v. a. indépendantes de même loi avec  $\mathbb{E}[X_1]=0$  et  $\sigma^2 = \mathbb{E}\left[X_1^2\right] < \infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$ . Alors:

Comment prouver la convergence?

$$\left(\left.\frac{S_{\mathfrak{n}\mathfrak{t}}}{\sigma\sqrt{\mathfrak{n}}},t\geqslant0\right|S_{\mathfrak{n}}=0,S_{\mathfrak{i}}\geqslant0\text{ pour }\mathfrak{i}<\mathfrak{n}\right)\quad\overset{(d)}{\underset{\mathfrak{n}\rightarrow\infty}{\longrightarrow}}\quad(\textbf{e}_{\textbf{t}},t\geqslant0),$$

où  $(e_t, t \ge 0)$  est une fonction continue aléatoire appelée excursion browienne.

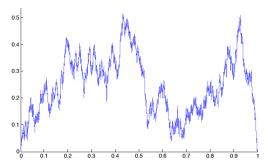


#### Théorème (de Donsker conditionné)

Soient  $(X_n)_{n\geqslant 1}$  une suite de v. a. indépendantes de même loi avec  $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$  et  $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$ . Soit  $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$ . Alors :

$$\left(\left.\frac{S_{\mathfrak{n}\mathfrak{t}}}{\sigma\sqrt{\mathfrak{n}}},t\geqslant0\right|S_{\mathfrak{n}}=0,S_{\mathfrak{i}}\geqslant0\ \mathit{pour}\ \mathfrak{i}<\mathfrak{n}\right)\quad\overset{(d)}{\underset{\mathfrak{n}\rightarrow\infty}{\longrightarrow}}\quad(\textbf{e}_{\mathtt{t}},t\geqslant0),$$

où  $(\mathbf{e_t}, t \ge 0)$  est une fonction continue aléatoire appelée excursion browienne.

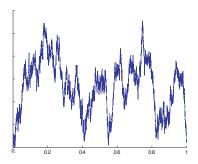


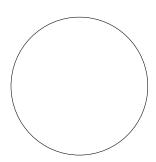
L'excursion brownienne peut être vue comme le mouvement brownien  $(W_t, 0 \le t \le 1)$  conditionné par  $W_1 = 0$  et  $W_t > 0$  pour  $t \in (0, 1)$ .

Objet continu

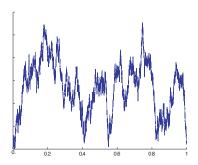
On part de l'excursion brownienne @ :

#### On part de l'excursion brownienne @ :



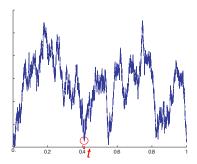


On part de l'excursion brownienne @:



Soit t un instant de minimum local.

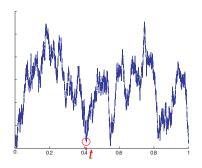
On part de l'excursion brownienne @:

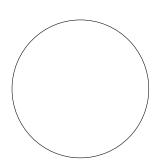


Soit t un instant de minimum local.

### Construction de l'objet limite

On part de l'excursion brownienne @:

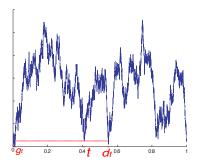


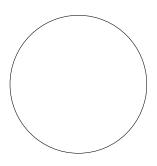


Soit t un instant de minimum local. On note  $g_t = \sup\{s < t; e_s = e_t\}$  et  $\mathbf{d}_{t} = \inf\{s > t; \, \mathbf{e}_{s} = \mathbf{e}_{t}\}.$ 

### Construction de l'objet limite

On part de l'excursion brownienne @:

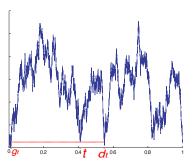


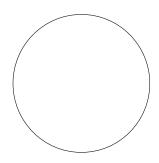


Soit t un instant de minimum local. On note  $q_t = \sup\{s < t; e_s = e_t\}$  et  $d_{+} = \inf\{s > t; e_{s} = e_{+}\}.$ 

## Construction de l'objet limite

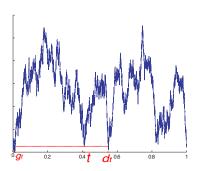
On part de l'excursion brownienne @ :

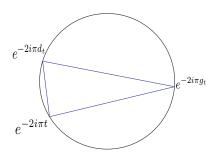




Soit t un instant de minimum local. On note  $g_t = \sup\{s < t; \, e_s = e_t\}$  et  $d_t = \inf\{s > t; \, e_s = e_t\}$ . On trace alors les cordes  $\left[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi t}\right]$ ,  $\left[e^{-2i\pi t}, e^{-2i\pi d_t}\right]$  et  $\left[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi d_t}\right]$ .

#### On part de l'excursion brownienne @:



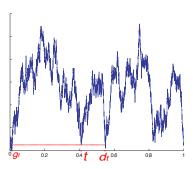


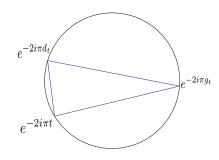
Soit t un instant de minimum local. On note  $g_t = \sup\{s < t; e_s = e_t\}$  et  $d_t = \inf\{s > t; e_s = e_t\}$ . On trace alors les cordes  $[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi t}]$ ,  $[e^{-2i\pi t}, e^{-2i\pi d_t}]$  et  $[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi d_t}]$ .

Comment prouver la convergence?

### Construction de l'objet limite

On part de l'excursion brownienne e :





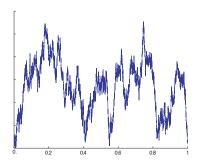
Soit t un instant de minimum local. On note  $g_t = \sup\{s < t; e_s = e_t\}$  et  $d_t = \inf\{s > t; e_s = e_t\}$ . On trace alors les cordes  $[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi t}]$ ,  $\left[e^{-2i\pi t}, e^{-2i\pi d_t}\right]$  et  $\left[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi d_t}\right]$ .

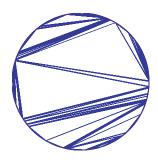
Comment prouver la convergence?

On fait cela pour tous les instants de minimum local.

### Construction de l'objet limite

On part de l'excursion brownienne e :



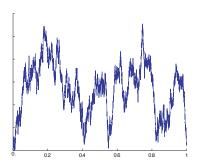


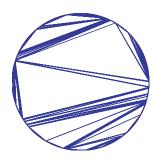
Soit t un instant de minimum local. On note  $g_t = \sup\{s < t; e_s = e_t\}$  et  $\begin{array}{l} \textbf{d}_t = \inf\{s>t; \; \textbf{e}_s = \textbf{e}_t\}. \; \text{On trace alors les cordes} \; \left[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi t}\right], \\ \left[e^{-2i\pi t}, e^{-2i\pi d_t}\right] \; \text{et} \; \left[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi d_t}\right]. \end{array}$ 

Comment prouver la convergence?

On fait cela pour tous les instants de minimum local.

On part de l'excursion brownienne @:





Soit t un instant de minimum local. On note  $g_t = \sup\{s < t; e_s = e_t\}$  et  $d_t = \inf\{s > t; e_s = e_t\}$ . On trace alors les cordes  $\left[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi t}\right]$ ,  $\left[e^{-2i\pi t}, e^{-2i\pi d_t}\right]$  et  $\left[e^{-2i\pi g_t}, e^{-2i\pi d_t}\right]$ .

On fait cela pour tous les instants de minimum local.

L'adhérence de l'objet obtenu, notée L(e), est appelée triangulation brownienne.

Pour  $n \geqslant 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ .

Pour  $n \ge 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ . Alors:

$$\chi_n \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} L(e),$$

Pour  $n\geqslant 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ . Alors :

$$\chi_n \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} L(e),$$

où la convergence a lieu en loi au sens de la distance de Hausdorff parmi les sous-ensembles compacts du disque.

Pour  $n\geqslant 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ . Alors :

$$\chi_n \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} L(e),$$

où la convergence a lieu en loi au sens de la distance de Hausdorff parmi les sous-ensembles compacts du disque.

#### Remarques:

▶ Aldous '94 : cette convergence a lieu lorsque  $\chi_n$  est une triangulation uniforme de  $P_n$ .

Pour  $n\geqslant 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ . Alors :

$$\chi_n \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} L(e),$$

où la convergence a lieu en loi au sens de la distance de Hausdorff parmi les sous-ensembles compacts du disque.

#### Remarques:

Objets discrets

- ▶ Aldous '94 : cette convergence a lieu lorsque  $\chi_n$  est une triangulation uniforme de  $P_n$ .
- ▶ Il existe un équivalent « stable » de L(e) avec de gros trous (K. '11).

Pour  $n\geqslant 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ . Alors :

$$\chi_n \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} L(e),$$

où la convergence a lieu en loi au sens de la distance de Hausdorff parmi les sous-ensembles compacts du disque.

#### Conséquences :

La longueur de la plus longue diagonale de  $\chi_n$  converge en loi vers la mesure de probabilité de densité :

Pour  $n\geqslant 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ . Alors :

$$\chi_n \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} L(e),$$

où la convergence a lieu en loi au sens de la distance de Hausdorff parmi les sous-ensembles compacts du disque.

#### Conséquences :

La longueur de la plus longue diagonale de  $\chi_n$  converge en loi vers la mesure de probabilité de densité :

$$\frac{1}{\pi} \frac{3x - 1}{x^2 (1 - x)^2 \sqrt{1 - 2x}} \mathbf{1}_{\frac{1}{3} \leqslant x \leqslant \frac{1}{2}} dx.$$

Pour  $n\geqslant 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ . Alors :

$$\chi_n \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} L(e),$$

où la convergence a lieu en loi au sens de la distance de Hausdorff parmi les sous-ensembles compacts du disque.

#### Conséquences:

La longueur de la plus longue diagonale de  $\chi_n$  converge en loi vers la mesure de probabilité de densité :

$$\frac{1}{\pi} \frac{3x - 1}{x^2 (1 - x)^2 \sqrt{1 - 2x}} \mathbf{1}_{\frac{1}{3} \leqslant x \leqslant \frac{1}{2}} dx.$$

Ceci provient d'un petit calcul dans le cas des triangulations uniformes (Aldous '94)!

Pour  $n\geqslant 3$ , soit  $\chi_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ , ou un arbre non croisé uniforme de  $P_n$  ou encore une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ . Alors :

$$\chi_n \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} L(\mathbb{e}),$$

où la convergence a lieu en loi au sens de la distance de Hausdorff parmi les sous-ensembles compacts du disque.

#### Conséquences :

La longueur de la plus longue diagonale de  $\chi_n$  converge en loi vers la mesure de probabilité de densité :

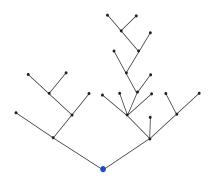
$$\frac{1}{\pi} \frac{3x - 1}{x^2 (1 - x)^2 \sqrt{1 - 2x}} \mathbf{1}_{\frac{1}{3} \leqslant x \leqslant \frac{1}{2}} dx.$$

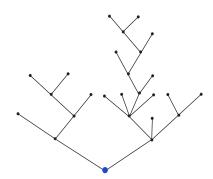
Ceci provient d'un petit calcul dans le cas des triangulations uniformes (Aldous '94)!

L'aire de la plus grande face de  $\chi_n$  converge en loi vers l'aire de la plus grande face de L(e).

#### III. COMMENT PROUVER LA CONVERGENCE DE TOUS CES MODÈLES NON CROISÉS UNIFORMES VERS LA TRIANGULATION BROWNIENNE?

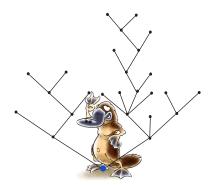
**Point clé :** chacun de ces modèles peut-être codé par un arbre de Galton-Watson conditionné.





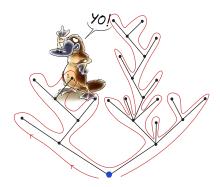
#### Définition (de la fonction de contour)

Un ornithorynque explore l'arbre à une vitesse unité. Pour  $0 \leqslant t \leqslant 2(\zeta(\tau)-1)$ ,  $C_t(\tau)$  est défini comme étant la distance entre la racine et la position de l'animal à l'instant t.



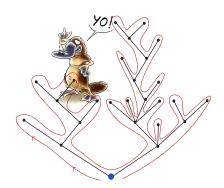
#### Définition (de la fonction de contour)

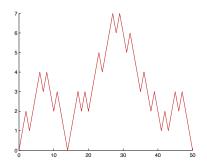
Un ornithorynque explore l'arbre à une vitesse unité. Pour  $0 \leqslant t \leqslant 2(\zeta(\tau)-1)$ ,  $C_t(\tau)$  est défini comme étant la distance entre la racine et la position de l'animal à l'instant t.



#### Définition (de la fonction de contour)

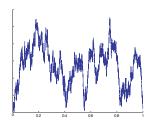
Un ornithorynque explore l'arbre à une vitesse unité. Pour  $0 \leqslant t \leqslant 2(\zeta(\tau)-1)$ ,  $C_t(\tau)$  est défini comme étant la distance entre la racine et la position de l'animal à l'instant t.



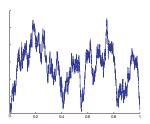


#### Définition (de la fonction de contour)

Un ornithorynque explore l'arbre à une vitesse unité. Pour  $0\leqslant t\leqslant 2(\zeta(\tau)-1)$ ,  $C_t(\tau)$  est défini comme étant la distance entre la racine et la position de l'animal à l'instant t.



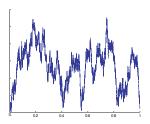
Fonction de contour renormalisée d'un grand arbre de Galton-Watson conditionné.



Comment prouver la convergence?

Fonction de contour renormalisée d'un grand arbre de Galton-Watson conditionné.

Stratégie de preuve de la convergence vers la triangulation brownienne :

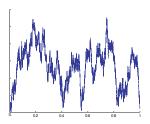


Comment prouver la convergence?

Fonction de contour renormalisée d'un grand arbre de Galton-Watson conditionné.

Stratégie de preuve de la convergence vers la triangulation brownienne :

► Chacun des modèles non croisés uniformes peut-être codé par un arbre de Galton-Watson conditionné.

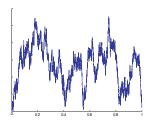


Comment prouver la convergence?

Fonction de contour renormalisée d'un grand arbre de Galton-Watson conditionné.

Stratégie de preuve de la convergence vers la triangulation brownienne :

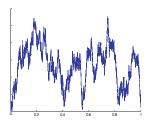
- ► Chacun des modèles non croisés uniformes peut-être codé par un arbre de Galton-Watson conditionné.
- Les fonctions de contour renormalisées de ces arbres de Galton-Watson conditionnés convergent vers l'excursion brownienne.



Fonction de contour renormalisée d'un grand arbre de Galton-Watson conditionné.

Stratégie de preuve de la convergence vers la triangulation brownienne :

- Chacun des modèles non croisés uniformes peut-être codé par un arbre de Galton-Watson conditionné.
- Les fonctions de contour renormalisées de ces arbres de Galton-Watson conditionnés convergent vers l'excursion brownienne.
- ▶ L'excursion brownienne code la triangulation brownienne L(e).



Fonction de contour renormalisée d'un grand arbre de Galton-Watson conditionné.

Stratégie de preuve de la convergence vers la triangulation brownienne :

- Chacun des modèles non croisés uniformes peut-être codé par un arbre de Galton-Watson conditionné.
- Les fonctions de contour renormalisées de ces arbres de Galton-Watson conditionnés convergent vers l'excursion brownienne.
- ▶ L'excursion brownienne code la triangulation brownienne L(e).

On en déduit la convergence des modèles non croisés uniformes vers L(e).

On considère des arbres plans enracinés.



On considère des arbres plans enracinés.

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



On considère des arbres plans enracinés.

Soit  $\rho$  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  $\rho$  est l'unique mesure de probabilités  $\mathbb P_\rho$  sur les arbres telle que :



On considère des arbres plans enracinés.

Soit  $\rho$  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  $\rho$  est l'unique mesure de probabilités  $\mathbb P_\rho$  sur les arbres telle que :

1.  $k_{\varnothing}$  est de loi  $\rho$ , où  $k_{\varnothing}$  est le nombre d'enfants de la racine.



On considère des arbres plans enracinés.

Soit  $\rho$  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  $\rho$  est l'unique mesure de probabilités  $\mathbb P_\rho$  sur les arbres telle que :

- 1.  $k_{\varnothing}$  est de loi  $\rho$ , où  $k_{\varnothing}$  est le nombre d'enfants de la racine.
- 2. pour tout  $j\geqslant 1$  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  $\mathbb{P}_{\rho}$ .



On considère des arbres plans enracinés.

Soit  $\rho$  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  $\rho$  est l'unique mesure de probabilités  $\mathbb P_\rho$  sur les arbres telle que :

- 1.  $k_{\varnothing}$  est de loi  $\rho$ , où  $k_{\varnothing}$  est le nombre d'enfants de la racine.
- 2. pour tout  $j\geqslant 1$  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  $\mathbb{P}_{\rho}$ .

Ici, 
$$k_{\emptyset} = 2$$
.



On considère des arbres plans enracinés.

Soit  $\rho$  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  $\rho$  est l'unique mesure de probabilités  $\mathbb P_\rho$  sur les arbres telle que :

- 1.  $k_{\varnothing}$  est de loi  $\rho$ , où  $k_{\varnothing}$  est le nombre d'enfants de la racine.
- 2. pour tout  $j\geqslant 1$  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  $\mathbb{P}_{\rho}$ .

Ici, 
$$k_{\emptyset} = 2$$
.

La probabilité d'obtenir cet arbre est  $\rho(2)^2\rho(0)^3$ .



On considère des arbres plans enracinés.

Soit  $\rho$  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  $\rho$  est l'unique mesure de probabilités  $\mathbb P_\rho$  sur les arbres telle que :

- 1.  $k_{\varnothing}$  est de loi  $\rho$ , où  $k_{\varnothing}$  est le nombre d'enfants de la racine.
- 2. pour tout  $j\geqslant 1$  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  $\mathbb{P}_{\rho}$ .

Ici, 
$$k_{\emptyset} = 2$$
.

La probabilité d'obtenir cet arbre est  $\rho(2)^2 \rho(0)^3$ .



Pour un arbre  $\tau$ , on note  $\zeta(\tau)$  le nombre total de sommets et  $\lambda(\tau)$  est son nombre de feuilles

On considère des arbres plans enracinés.

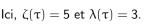
Soit  $\rho$  une mesure de probabilité sur  $\mathbb{N}$  de moyenne inférieure ou égale à 1 avec  $\rho(1) < 1$ . La loi d'un arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\rho$  est l'unique mesure de probabilités  $\mathbb{P}_{o}$  sur les arbres telle que :

- 1.  $k_{\varnothing}$  est de loi  $\rho$ , où  $k_{\varnothing}$  est le nombre d'enfants de la racine.
- 2. pour tout  $j \ge 1$  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  $\mathbb{P}_{o}$ .

Ici, 
$$k_{\emptyset} = 2$$
.

La probabilité d'obtenir cet arbre est  $\rho(2)^2 \rho(0)^3$ .

Ici 
$$\zeta(\tau) = 5$$
 et  $\lambda(\tau) = 3$ 





Pour un arbre  $\tau$ , on note  $\zeta(\tau)$  le nombre total de sommets et  $\lambda(\tau)$  est son nombre de feuilles.

### Proposition

Soit  $\nu$  la mesure de probabilité définie par  $\nu(k)=1/2^{k+1}$  pour  $k\geqslant 0$ . Alors la loi d'un arbre uniforme à n sommets est la même que celle d'un  $\mathrm{GW}_{\nu}$  arbre conditionné à avoir n sommets.

### Proposition

Soit  $\nu$  la mesure de probabilité définie par  $\nu(k)=1/2^{k+1}$  pour  $k\geqslant 0$ . Alors la loi d'un arbre uniforme à n sommets est la même que celle d'un  $\mathrm{GW}_{\nu}$  arbre conditionné à avoir n sommets.

#### Démonstration.

### Proposition

Soit  $\nu$  la mesure de probabilité définie par  $\nu(k)=1/2^{k+1}$  pour  $k\geqslant 0$ . Alors la loi d'un arbre uniforme à n sommets est la même que celle d'un  $\mathrm{GW}_{\nu}$  arbre conditionné à avoir n sommets.

#### Démonstration.

$$\mathbb{P}_{\nu}[\tau] = \prod_{u \in \tau} \nu_{k_u}$$

### Proposition

Soit  $\nu$  la mesure de probabilité définie par  $\nu(k)=1/2^{k+1}$  pour  $k\geqslant 0$ . Alors la loi d'un arbre uniforme à n sommets est la même que celle d'un  $\mathrm{GW}_{\nu}$  arbre conditionné à avoir n sommets.

#### Démonstration.

$$\mathbb{P}_{\nu}[\tau] = \prod_{\mathfrak{u} \in \tau} \nu_{k_{\mathfrak{u}}} = \prod_{\mathfrak{u} \in \tau} \frac{1}{2^{k_{\mathfrak{u}} + 1}}$$

### Proposition

Soit  $\nu$  la mesure de probabilité définie par  $\nu(k)=1/2^{k+1}$  pour  $k\geqslant 0$ . Alors la loi d'un arbre uniforme à n sommets est la même que celle d'un  $\mathrm{GW}_{\nu}$  arbre conditionné à avoir n sommets.

#### Démonstration.

$$\mathbb{P}_{\nu}[\tau] = \prod_{u \in \tau} \nu_{k_u} = \prod_{u \in \tau} \frac{1}{2^{k_u+1}} = 2^{-\sum_{u \in \tau} (k_u+1)}$$

### Proposition

Soit  $\nu$  la mesure de probabilité définie par  $\nu(k)=1/2^{k+1}$  pour  $k\geqslant 0$ . Alors la loi d'un arbre uniforme à n sommets est la même que celle d'un  $\mathrm{GW}_{\nu}$  arbre conditionné à avoir n sommets.

#### Démonstration.

$$\mathbb{P}_{\nu}[\tau] = \prod_{\mathfrak{u} \in \tau} \nu_{k_{\mathfrak{u}}} = \prod_{\mathfrak{u} \in \tau} \frac{1}{2^{k_{\mathfrak{u}}+1}} = 2^{-\sum_{\mathfrak{u} \in \tau} (k_{\mathfrak{u}}+1)}$$



### Proposition

Soit  $\nu$  la mesure de probabilité définie par  $\nu(k)=1/2^{k+1}$  pour  $k\geqslant 0$ . Alors la loi d'un arbre uniforme à n sommets est la même que celle d'un  $\mathrm{GW}_{\nu}$  arbre conditionné à avoir n sommets.

#### Démonstration.

$$\mathbb{P}_{\nu}[\tau] = \prod_{\mathfrak{u} \in \tau} \nu_{k_{\mathfrak{u}}} = \prod_{\mathfrak{u} \in \tau} \frac{1}{2^{k_{\mathfrak{u}}+1}} = 2^{-\sum_{\mathfrak{u} \in \tau} (k_{\mathfrak{u}}+1)}$$

$$\sum_{u \in \tau} (k_u + 1) = 3 + 3 + 1 + 1 + 1 = 9$$
$$= 2 \times 5 - 1$$



### Proposition

Soit  $\nu$  la mesure de probabilité définie par  $\nu(k)=1/2^{k+1}$  pour  $k\geqslant 0$ . Alors la loi d'un arbre uniforme à n sommets est la même que celle d'un  $\mathrm{GW}_{\nu}$  arbre conditionné à avoir n sommets.

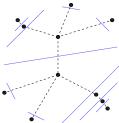
#### Démonstration.

$$\mathbb{P}_{\nu}[\tau] = \prod_{u \in \tau} \nu_{k_u} = \prod_{u \in \tau} \frac{1}{2^{k_u + 1}} = 2^{-\sum_{u \in \tau} (k_u + 1)} = 2^{-2n + 1}.$$

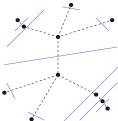
$$\sum_{u \in \tau} (k_u + 1) = 3 + 3 + 1 + 1 + 1 = 9$$
$$= 2 \times 5 - 1$$



Lien entre transpositions non croisées uniformes et arbres de Galton-Watson.



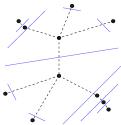
On considère le dual d'une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ :



Objets discrets

Il s'agit d'un arbre uniforme à n arêtes.

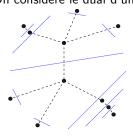
On considère le dual d'une transposition non croisée uniforme de P<sub>2n</sub> :



Il s'agit d'un arbre uniforme à n arêtes.

Et donc d'un arbre de Galton-Watson de loi reproduction  $\nu$ , conditionné à avoir n arêtes, où  $\nu$  est de loi géométrique de paramètre 1/2.

On considère le dual d'une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}$ :



Objets discrets

Il s'agit d'un arbre uniforme à n arêtes.

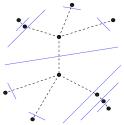
Et donc d'un arbre de Galton-Watson de loi reproduction  $\nu$ , conditionné à avoir n arêtes, où  $\nu$  est de loi géométrique de paramètre 1/2.

### Théorème (Aldous '93)

Soit  $\mathfrak{t}_n$  un arbre aléatoire distribué selon  $\mathbb{P}_{\nu}[\,\cdot\,|\,\zeta(\tau)=n+1]$ . Soit  $\sigma^2$  la variance de  $\nu$ . Alors :

$$\left(\frac{\sigma}{2\sqrt{n}}C_{2nt}(\mathfrak{t}_n), 0\leqslant t\leqslant 1\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \overset{(d)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}}\quad (\textbf{e}_t, 0\leqslant t\leqslant 1).$$

On considère le dual d'une transposition non croisée uniforme de P<sub>2n</sub>:



Objets discrets

Il s'agit d'un arbre uniforme à n arêtes.

Et donc d'un arbre de Galton-Watson de loi reproduction  $\nu$ , conditionné à avoir n arêtes, où  $\nu$ est de loi géométrique de paramètre 1/2.

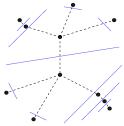
### Théorème (Aldous '93)

Soit  $\mathfrak{t}_n$  un arbre aléatoire distribué selon  $\mathbb{P}_{\gamma}[\cdot \mid \zeta(\tau) = n+1]$ . Soit  $\sigma^2$  la variance de v. Alors :

$$\left(\frac{\sigma}{2\sqrt{n}}C_{2nt}(\mathfrak{t}_n), 0\leqslant t\leqslant 1\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \overset{(d)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}}\quad \left(e_t, 0\leqslant t\leqslant 1\right).$$

Idée : la fonction de contour d'un arbre de Galton-Watson se comporte comme une marche aléatoire.

On considère le dual d'une transposition non croisée uniforme de  $P_{2n}\,$  :



Il s'agit d'un arbre uniforme à n arêtes.

Et donc d'un arbre de Galton-Watson de loi reproduction  $\nu$ , conditionné à avoir n arêtes, où  $\nu$  est de loi géométrique de paramètre 1/2.

### Théorème (Aldous '93)

Soit  $\mathfrak{t}_n$  un arbre aléatoire distribué selon  $\mathbb{P}_{\nu}[\,\cdot\,|\,\zeta(\tau)=n+1]$ . Soit  $\sigma^2$  la variance de  $\nu$ . Alors :

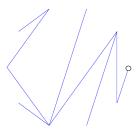
$$\left(\frac{\sigma}{2\sqrt{n}}C_{2nt}(\mathfrak{t}_n), 0\leqslant t\leqslant 1\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \overset{(d)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}}\quad \left(e_t, 0\leqslant t\leqslant 1\right).$$

Idée : la fonction de contour d'un arbre de Galton-Watson se comporte comme une marche aléatoire.

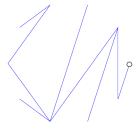
On en déduit la convergence des transpositions non croisées uniformes de  $P_{2n}$  vers la triangulation brownienne.

Lien entre arbres non croisés uniformes et arbres de Galton-Watson.

On enracine les arbres non croisés uniformes de  $P_n$  au sommet d'affixe 1:



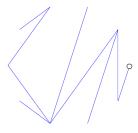
On enracine les arbres non croisés uniformes de  $P_n$  au sommet d'affixe 1:



### Théorème (Marckert & Panholzer '02)

Soit  $t_n$  un arbre non croisé uniforme de  $P_n$ . Alors  $t_n$  est (presque) un arbre de Galton-Watson conditionné à avoir n. sommets

On enracine les arbres non croisés uniformes de P<sub>n</sub> au sommet d'affixe 1 :

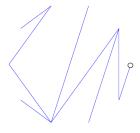


### Théorème (Marckert & Panholzer '02)

Soit  $\mathfrak{t}_n$  un arbre non croisé uniforme de  $P_n$ . Alors  $\mathfrak{t}_n$  est (presque) un arbre de Galton-Watson conditionné à avoir  $\mathfrak{n}$  sommets , et pour une constante c>0 :

$$\left(\frac{1}{c\sqrt{n}}C_{2nt}(\mathfrak{t}_n), 0\leqslant t\leqslant 1\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \overset{(d)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}}\quad (\mathfrak{e}_t, 0\leqslant t\leqslant 1).$$

On enracine les arbres non croisés uniformes de  $P_n$  au sommet d'affixe 1 :



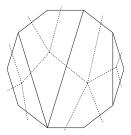
### Théorème (Marckert & Panholzer '02)

Soit  $\mathfrak{t}_n$  un arbre non croisé uniforme de  $P_n$ . Alors  $\mathfrak{t}_n$  est (presque) un arbre de Galton-Watson conditionné à avoir  $\mathfrak{n}$  sommets , et pour une constante c>0 :

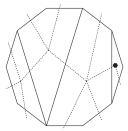
$$\left(\frac{1}{c\sqrt{n}}C_{2nt}(\mathfrak{t}_n), 0\leqslant t\leqslant 1\right)_{0\leq t\leq 1} \quad \overset{(d)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad \big(\textbf{e}_t, 0\leqslant t\leqslant 1\big).$$

On en déduit la convergence des arbres uniformes non croisés de  $P_n$  vers la triangulation brownienne.

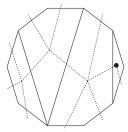
On considère le dual d'une dissection uniforme de  $P_n$ :



On considère le dual d'une dissection uniforme de  $P_n$ , convenablement enraciné :

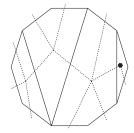


On considère le dual d'une dissection uniforme de  $P_n$ , convenablement enraciné :



L'arbre obtenu est un arbre uniforme sur l'ensemble des arbres à  $\mathfrak{n}-1$  feuilles tel qu'aucun sommet n'ait qu'un seul enfant.

On considère le dual d'une dissection uniforme de  $P_n$ , convenablement enraciné :



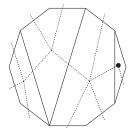
L'arbre obtenu est un arbre uniforme sur l'ensemble des arbres à  $\mathfrak{n}-1$  feuilles tel qu'aucun sommet n'ait qu'un seul enfant.

#### Proposition (Curien & K. '12, Pitman & Rizzolo '11)

La loi d'un arbre uniforme à n-1 sommets tel qu'aucun sommet n'ait qu'un seul enfant est la loi d'un arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu_0$  conditionné à avoir n-1 feuilles, où :

Comment prouver la convergence?

On considère le dual d'une dissection uniforme de P<sub>n</sub>, convenablement enraciné :



L'arbre obtenu est un arbre uniforme sur l'ensemble des arbres à n-1 feuilles tel qu'aucun sommet n'ait qu'un seul enfant.

#### Proposition (Curien & K. '12, Pitman & Rizzolo '11)

La loi d'un arbre uniforme à n-1 sommets tel qu'aucun sommet n'ait qu'un seul enfant est la loi d'un arbre de Galton-Watson de loi de reproduction  $\mu_0$ conditionné à avoir n-1 feuilles, où :

$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \qquad \mu_0(1) = 0, \qquad \mu_0(\mathfrak{i}) = (2-\sqrt{2})^{\mathfrak{i}-1} \text{ pour } \mathfrak{i} \geqslant 2.$$

Comment prouver la convergence?

#### Théorème (K. '11)

Objets discrets

Soit  $\mathfrak{t}_n$  un arbre aléatoire distribué selon  $\mathbb{P}_{\mu_0}\left[\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n\right]$ . Alors pour une constante c > 0:

$$\left(\frac{1}{c\sqrt{\zeta(\mathfrak{t}_n)}}C_{2\zeta(\mathfrak{t}_n)t}(\mathfrak{t}_n), 0\leqslant t\leqslant 1\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \overset{(d)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad (\textbf{e}_t, 0\leqslant t\leqslant 1).$$

#### Théorème (K. '11)

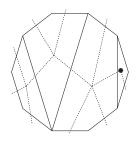
Soit  $\mathfrak{t}_n$  un arbre aléatoire distribué selon  $\mathbb{P}_{\mu_0}\left[\,\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n\right]$ . Alors pour une constante c>0 :

$$\left(\frac{1}{c\sqrt{\zeta(\mathfrak{t}_n)}}C_{2\zeta(\mathfrak{t}_n)t}(\mathfrak{t}_n), 0\leqslant t\leqslant 1\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \xrightarrow[n\to\infty]{(d)} \quad (e_t,0\leqslant t\leqslant 1).$$

On en déduit la convergence des dissections uniformes de  $P_n$  vers la triangulation brownienne.

Conclusion : Dans ces modèles uniformes se cache de l'indépendance.

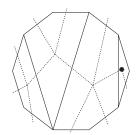
IV. APPLICATION À L'ÉTUDE DES DISSECTIONS UNIFORMES



Objets discrets

Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ . Rappel : Le dual enraciné de  $\mathfrak{D}_{\mathfrak{n}}$  est un arbre de loi  $\mathbb{P}_{\mathfrak{u}_n}\left[\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n-1\right]$ , où  $(\mathfrak{i}\geqslant 1)$ :

$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \quad \mu_0(1) = 0, \quad \mu_0(i) = (2-\sqrt{2})^{i-1}.$$



Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ . Rappel : Le dual enraciné de  $\mathcal{D}_n$  est un arbre de loi  $\mathbb{P}_{\mu_0}\left[\,\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n-1\right]$ , où ( $\mathfrak{i}\geqslant 1$ ) :

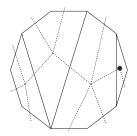
$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \quad \mu_0(1) = 0, \quad \mu_0(\mathfrak{i}) = (2-\sqrt{2})^{\mathfrak{i}-1}.$$

**Application 1 (Compter les dissections).** Preuve probabiliste du résultat suivant :

Théorème (Flajolet & Noy '99)

Soit  $a_n$  le nombre de dissections de  $P_n$ . Alors :

$$a_n = \sum_{n \to \infty} \frac{1}{4} \sqrt{\frac{99\sqrt{2} - 140}{\pi}} n^{-3/2} (3 + 2\sqrt{2})^n.$$

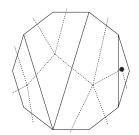


Objets discrets

Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ . Rappel : Le dual enraciné de  $\mathcal{D}_n$  est un arbre de loi  $\mathbb{P}_{u_0}\left[\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n-1\right]$ , où ( $\mathfrak{i}\geqslant 1$ ):

$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \quad \mu_0(1) = 0, \quad \mu_0(\mathfrak{i}) = (2-\sqrt{2})^{\mathfrak{i}-1}.$$

**Application 2.** (Étude du degré maximal d'une face) On note D<sup>(n)</sup> le degré maximal d'une face de  $\mathfrak{D}_n$ .



Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ . Rappel : Le dual enraciné de  $\mathcal{D}_n$  est un arbre de loi  $\mathbb{P}_{\mu_0}\left[\cdot \mid \lambda(\tau) = n-1\right]$ , où ( $i\geqslant 1$ ) :

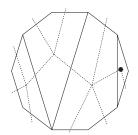
$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \quad \mu_0(1) = 0, \quad \mu_0(\mathfrak{i}) = (2-\sqrt{2})^{\mathfrak{i}-1}.$$

Application 2. (Étude du degré maximal d'une face) On note  $D^{(n)}$  le degré maximal d'une face de  $\mathfrak{D}_n$ .

Théorème (Curien & K. '12)

Soit  $\beta = 2 + \sqrt{2}$ . Pour tout c > 0, on a :

$$\mathbb{P}(\log_{\beta}(\mathfrak{n}) - c\log_{\beta}\log_{\beta}(\mathfrak{n}) \leqslant D^{(\mathfrak{n})} \leqslant \log_{\beta}(\mathfrak{n}) + c\log_{\beta}\log_{\beta}(\mathfrak{n})) \quad \xrightarrow[\mathfrak{n} \to \infty]{} \quad 1.$$



Objets discrets

Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ . Rappel : Le dual enraciné de  $\mathfrak{D}_n$  est un arbre de loi  $\mathbb{P}_{\mathfrak{u}_n}\left[\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n-1\right]$ , où ( $\mathfrak{i}\geqslant 1$ ):

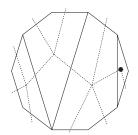
$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \quad \mu_0(1) = 0, \quad \mu_0(i) = (2-\sqrt{2})^{i-1}.$$

#### Application 3. (Étude du degré d'un sommet).

Théorème (Curien & K. '12)

Soit  $\mathfrak{d}^{(n)}$  le nombre de diagonales adjacentes au sommet d'affixe 1 dans  $\mathfrak{D}_n$ .

Comment prouver la convergence?



Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ . Rappel : Le dual enraciné de  $\mathfrak{D}_n$  est un arbre de loi  $\mathbb{P}_{\mathfrak{u}_n}\left[\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n-1\right]$ , où ( $\mathfrak{i}\geqslant 1$ ):

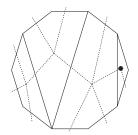
$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \quad \mu_0(1) = 0, \quad \mu_0(i) = (2-\sqrt{2})^{i-1}.$$

#### Application 3. (Étude du degré d'un sommet).

Théorème (Curien & K. '12)

Soit  $\mathfrak{d}^{(n)}$  le nombre de diagonales adjacentes au sommet d'affixe 1 dans  $\mathfrak{D}_n$ . Alors  $\mathfrak{d}^{(n)}$  converge en loi vers la somme de deux variables aléatoires indépendantes géométriques de paramètre  $\sqrt{2}-1$ , c-à-d pour  $k \geqslant 0$  on a :

$$\mathbb{P}(\mathfrak{d}^{(\mathfrak{n})}=k) \quad \xrightarrow[n\to\infty]{} \quad (k+1)\mu_0^2(1-\mu_0)^k.$$



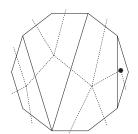
Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ . Rappel : Le dual enraciné de  $\mathfrak{D}_n$  est un arbre de loi  $\mathbb{P}_{\mathfrak{u}_n}\left[\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n-1\right]$ , où ( $\mathfrak{i}\geqslant 1$ ):

$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \quad \mu_0(1) = 0, \quad \mu_0(\mathfrak{i}) = (2-\sqrt{2})^{\mathfrak{i}-1}.$$

Application 4.( Étude du degré maximal d'un sommet). Preuve d'une conjecture de Bernasconi, Panagiotou & Steger:

Théorème (Curien & K. '12)

Soit  $\Delta^{(n)}$  le nombre maximal de diagonales issues d'un sommet quelconque de  $\mathfrak{D}_{\mathfrak{n}}$ .



Soit  $\mathcal{D}_n$  une dissection uniforme de  $P_n$ . Rappel : Le dual enraciné de  $\mathfrak{D}_n$  est un arbre de loi  $\mathbb{P}_{\mathfrak{u}_n}\left[\cdot\,|\,\lambda(\tau)=n-1\right]$ , où ( $\mathfrak{i}\geqslant 1$ ):

$$\mu_0(0) = \frac{2-\sqrt{2}}{2}, \quad \mu_0(1) = 0, \quad \mu_0(\mathfrak{i}) = (2-\sqrt{2})^{\mathfrak{i}-1}.$$

Application 4.( Étude du degré maximal d'un sommet). Preuve d'une conjecture de Bernasconi, Panagiotou & Steger:

Théorème (Curien & K. '12)

Soit  $\Delta^{(n)}$  le nombre maximal de diagonales issues d'un sommet quelconque de  $\mathfrak{D}_n$ . Soit  $b=\sqrt{2}+1$ . Alors pour tout c>0, on a

$$\mathbb{P}(\Delta^{(\,n\,)} \geqslant \log_b(n) + (1+c)\log_b\log_b(n)) \quad \xrightarrow[n \to \infty]{} \quad 0.$$

#### Conjecture

Objets discrets

Soit  $\Delta^{(n)}$  le nombre maximal de diagonales issues d'un sommet quelconque de  $\mathfrak{D}_n$ . Soit  $b=\sqrt{2}+1$ . Pour tout c>0:

$$\mathbb{P}\left(\left|\Delta^{(n)} - (\log_b(n) + \log_b\log_b(n))\right| > c\log_b\log_b(n)\right) \quad \xrightarrow[n \to \infty]{} \quad 0.$$

(vérifiée pour une autre valeur de b dans le cas des triangulations par Devroye, Flajolet, Hurtado, Noy & Steiger '99 et Gao & Wormald '00)

#### Conjecture

Objets discrets

Soit  $\Delta^{(n)}$  le nombre maximal de diagonales issues d'un sommet quelconque de  $\mathfrak{D}_n$ . Soit  $b=\sqrt{2}+1$ . Pour tout c>0:

$$\mathbb{P}\left(\left|\Delta^{(n)} - (\log_b(n) + \log_b\log_b(n))\right| > c\log_b\log_b(n)\right) \quad \xrightarrow[n \to \infty]{} \quad 0.$$

(vérifiée pour une autre valeur de b dans le cas des triangulations par Devroye, Flajolet, Hurtado, Noy & Steiger '99 et Gao & Wormald '00)

