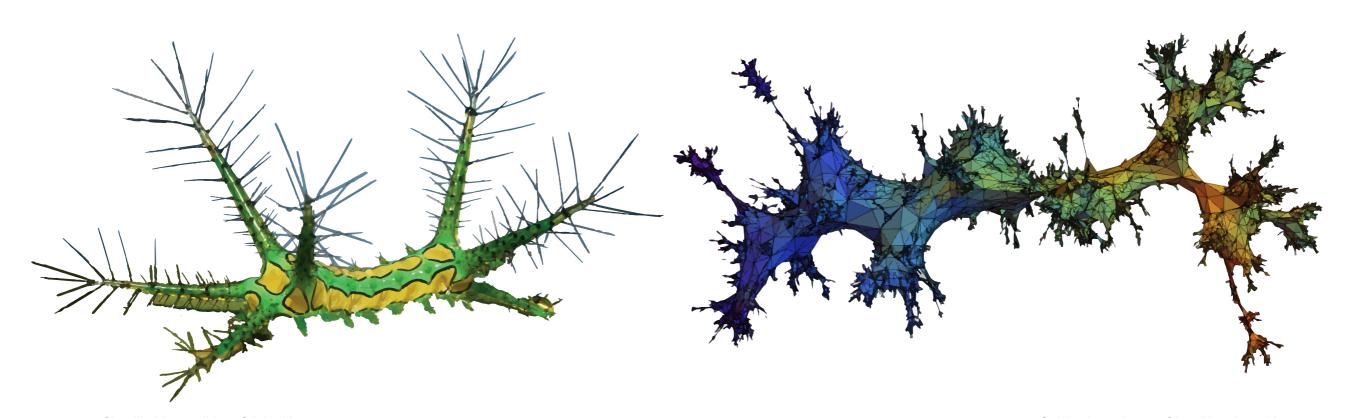


L'Univers Brownien







Chenille Limacodidae ©John Horstman

Sphère brownienne ©lgor Kortchemski

Igor Kortchemski

CNRS & DMA



GL : Arbres, marches et graphes aléatoires – ENS Paris – 2025 - 2026



Je me suis endormi sur le sable à mille milles de toute terre habitée. J'étais bien plus isolé qu'un naufragé sur un radeau au milieu de l'Océan.

Je me suis endormi sur le sable à mille milles de toute terre habitée. J'étais bien plus isolé qu'un naufragé sur un radeau au milieu de l'Océan. Vous imaginez ma surprise, au lever du jour, quand une drôle de petite voix m'a réveillé.

Je me suis endormi sur le sable à mille milles de toute terre habitée. J'étais bien plus isolé qu'un naufragé sur un radeau au milieu de l'Océan. Vous imaginez ma surprise, au lever du jour, quand une drôle de petite voix m'a réveillé. Elle disait :

– S'il vous plaît... dessine-moi une fonction au hasard!

Je me suis endormi sur le sable à mille milles de toute terre habitée. J'étais bien plus isolé qu'un naufragé sur un radeau au milieu de l'Océan. Vous imaginez ma surprise, au lever du jour, quand une drôle de petite voix m'a réveillé. Elle disait :

- S'il vous plaît… dessine-moi une fonction au hasard!
- Hein!

Je me suis endormi sur le sable à mille milles de toute terre habitée. J'étais bien plus isolé qu'un naufragé sur un radeau au milieu de l'Océan. Vous imaginez ma surprise, au lever du jour, quand une drôle de petite voix m'a réveillé. Elle disait :

- S'il vous plaît... dessine-moi une fonction au hasard!
- Hein!
- Dessine-moi une fonction au hasard ...

J'ai sauté sur mes pieds comme si j'avais été frappé par la foudre. J'ai bien frotté mes yeux. J'ai bien regardé. Et j'ai vu un petit bonhomme tout à fait extraordinaire qui me considérait gravement.

J'ai sauté sur mes pieds comme si j'avais été frappé par la foudre. J'ai bien frotté mes yeux. J'ai bien regardé. Et j'ai vu un petit bonhomme tout à fait extraordinaire qui me considérait gravement.

– Mais... qu'est-ce que tu fais là?

J'ai sauté sur mes pieds comme si j'avais été frappé par la foudre. J'ai bien frotté mes yeux. J'ai bien regardé. Et j'ai vu un petit bonhomme tout à fait extraordinaire qui me considérait gravement.

– Mais... qu'est-ce que tu fais là?

Et il me répéta alors, tout doucement, comme une chose très sérieuse :

J'ai sauté sur mes pieds comme si j'avais été frappé par la foudre. J'ai bien frotté mes yeux. J'ai bien regardé. Et j'ai vu un petit bonhomme tout à fait extraordinaire qui me considérait gravement.

– Mais... qu'est-ce que tu fais là?

Et il me répéta alors, tout doucement, comme une chose très sérieuse :

- S'il vous plaît... dessine-moi une fonction au hasard...

Quand le mystère est trop impressionnant, on n'ose pas désobéir. Aussi absurde que cela me semblât à mille milles de tous les endroits habités et en danger de mort, je sortis de ma poche une feuille de papier et un stylo.

Quand le mystère est trop impressionnant, on n'ose pas désobéir. Aussi absurde que cela me semblât à mille milles de tous les endroits habités et en danger de mort, je sortis de ma poche une feuille de papier et un stylo.

Mais je me rappelai alors qu'à l'ENS Paris j'avais surtout étudié la géographie, l'histoire, le calcul et la grammaire,

Quand le mystère est trop impressionnant, on n'ose pas désobéir. Aussi absurde que cela me semblât à mille milles de tous les endroits habités et en danger de mort, je sortis de ma poche une feuille de papier et un stylo.

Mais je me rappelai alors qu'à l'ENS Paris j'avais surtout étudié la géographie, l'histoire, le calcul et la grammaire, mais pas les probabilités,

Quand le mystère est trop impressionnant, on n'ose pas désobéir. Aussi absurde que cela me semblât à mille milles de tous les endroits habités et en danger de mort, je sortis de ma poche une feuille de papier et un stylo.

Mais je me rappelai alors qu'à l'ENS Paris j'avais surtout étudié la géographie, l'histoire, le calcul et la grammaire, mais pas les probabilités, et je dis au petit bonhomme (avec un peu de mauvaise humeur) que je ne savais pas dessiner au hasard.

Quand le mystère est trop impressionnant, on n'ose pas désobéir. Aussi absurde que cela me semblât à mille milles de tous les endroits habités et en danger de mort, je sortis de ma poche une feuille de papier et un stylo.

Mais je me rappelai alors qu'à l'ENS Paris j'avais surtout étudié la géographie, l'histoire, le calcul et la grammaire, mais pas les probabilités, et je dis au petit bonhomme (avec un peu de mauvaise humeur) que je ne savais pas dessiner au hasard. Il me répondit :

Quand le mystère est trop impressionnant, on n'ose pas désobéir. Aussi absurde que cela me semblât à mille milles de tous les endroits habités et en danger de mort, je sortis de ma poche une feuille de papier et un stylo.

Mais je me rappelai alors qu'à l'ENS Paris j'avais surtout étudié la géographie, l'histoire, le calcul et la grammaire, mais pas les probabilités, et je dis au petit bonhomme (avec un peu de mauvaise humeur) que je ne savais pas dessiner au hasard. Il me répondit :

– Ça ne fait rien.

Quand le mystère est trop impressionnant, on n'ose pas désobéir. Aussi absurde que cela me semblât à mille milles de tous les endroits habités et en danger de mort, je sortis de ma poche une feuille de papier et un stylo.

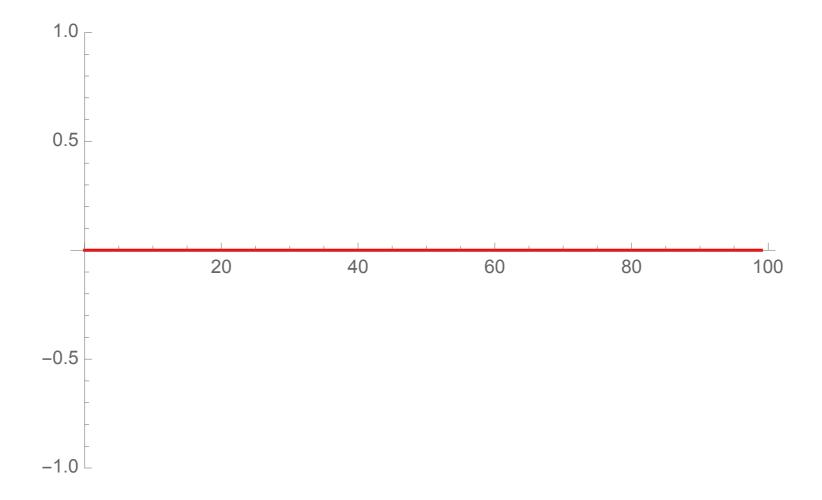
Mais je me rappelai alors qu'à l'ENS Paris j'avais surtout étudié la géographie, l'histoire, le calcul et la grammaire, mais pas les probabilités, et je dis au petit bonhomme (avec un peu de mauvaise humeur) que je ne savais pas dessiner au hasard. Il me répondit :

- Ça ne fait rien. Dessine-moi une fonction au hasard.

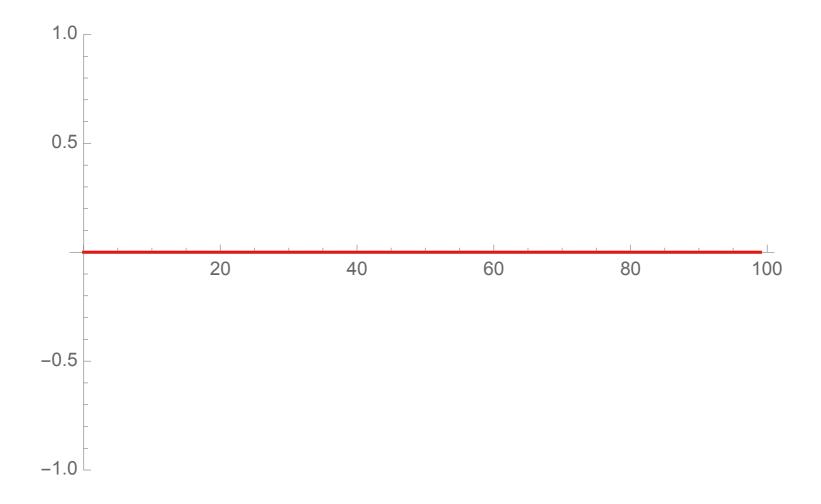
Comme je n'avais jamais dessiné de fonction au hasard je fis, pour lui, l'un des deux seuls dessins dont j'étais capable.

Comme je n'avais jamais dessiné de fonction au hasard je fis, pour lui, l'un des deux seuls dessins dont j'étais capable. Celui de la fonction nulle.

Comme je n'avais jamais dessiné de fonction au hasard je fis, pour lui, l'un des deux seuls dessins dont j'étais capable. Celui de la fonction nulle.

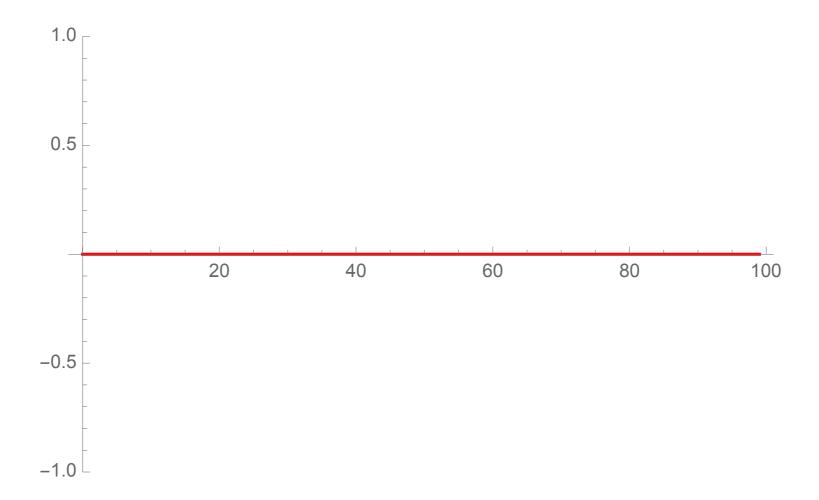


Comme je n'avais jamais dessiné de fonction au hasard je fis, pour lui, l'un des deux seuls dessins dont j'étais capable. Celui de la fonction nulle.



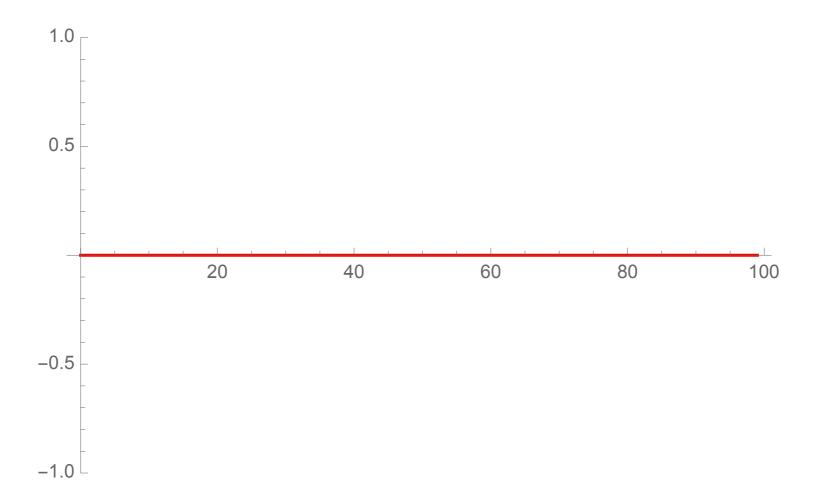
Non! Non! Je ne veux pas d'une fonction qui ne bouge pas.

Comme je n'avais jamais dessiné de fonction au hasard je fis, pour lui, l'un des deux seuls dessins dont j'étais capable. Celui de la fonction nulle.



 Non! Non! Je ne veux pas d'une fonction qui ne bouge pas. J'ai besoin d'une fonction aléatoire.

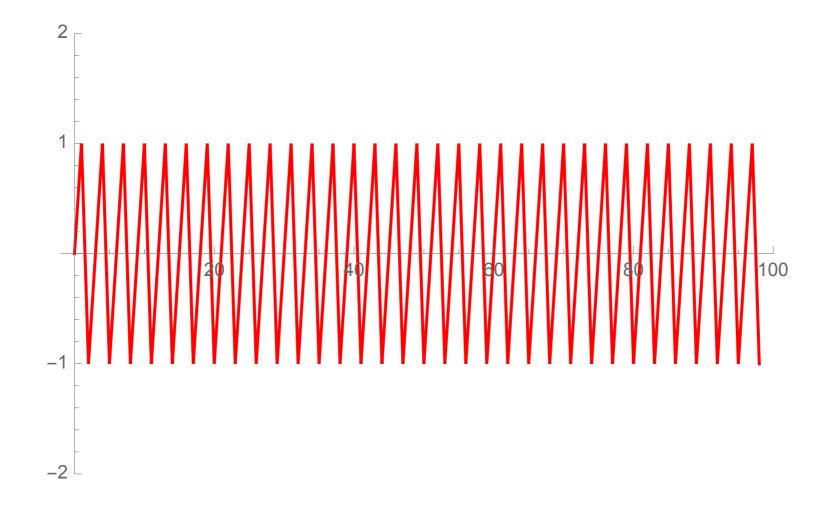
Comme je n'avais jamais dessiné de fonction au hasard je fis, pour lui, l'un des deux seuls dessins dont j'étais capable. Celui de la fonction nulle.



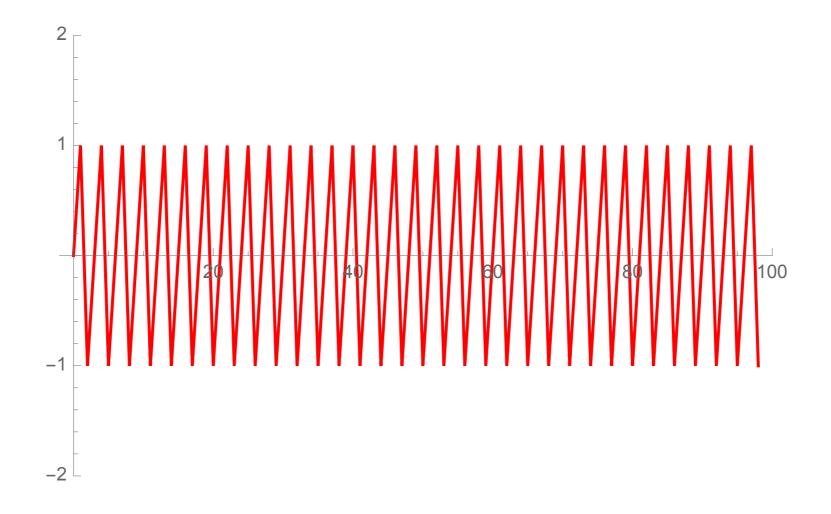
 Non! Non! Je ne veux pas d'une fonction qui ne bouge pas. J'ai besoin d'une fonction aléatoire. Dessine-moi une fonction au hasard.

Alors j'ai dessiné.

Alors j'ai dessiné.

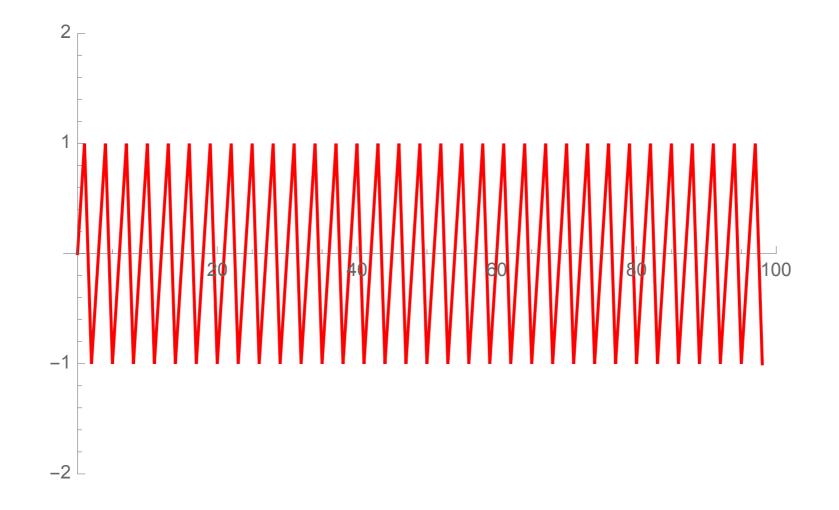


Alors j'ai dessiné.



Il regarda attentivement, puis :

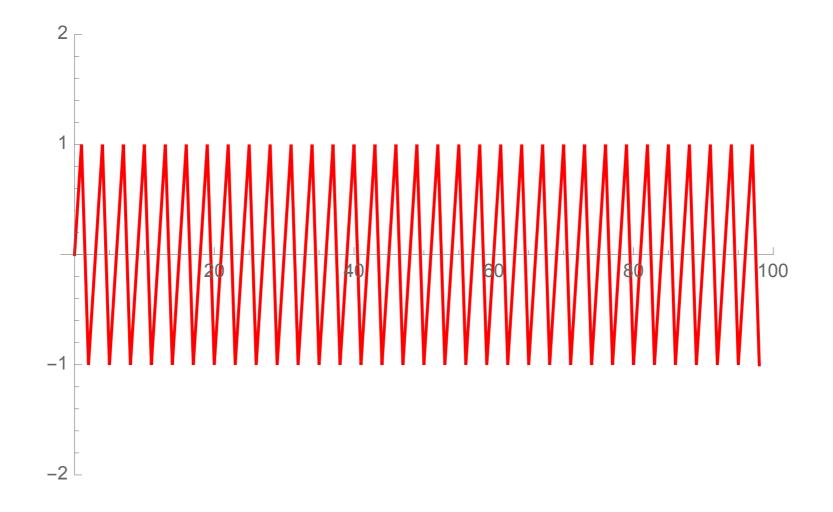
Alors j'ai dessiné.



Il regarda attentivement, puis :

Non! Celle-là est prévisible.

Alors j'ai dessiné.



Il regarda attentivement, puis :

- Non! Celle-là est prévisible. Fais-en une autre.

Alors, faute de patience, je griffonnai la définition ci-dessous :

Pour un entier $n \ge 1$, posons

$$X_n = \{(c_0, c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{Z}^{n+1} : c_0 = 0 \text{ et } |c_{i+1} - c_i| = 1 \text{ pour } 0 \leqslant i \leqslant n-1\}.$$

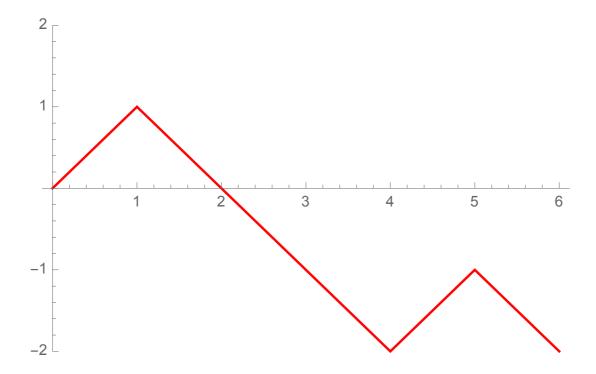


Figure – Le chemin (0, 1, 0, -1, -2, -1, -2).

Alors, faute de patience, je griffonnai la définition ci-dessous :

Pour un entier $n \ge 1$, posons

$$\mathfrak{X}_{n} = \{(c_{0}, c_{1}, \dots, c_{n}) \in \mathbb{Z}^{n+1} : c_{0} = 0 \text{ et } |c_{i+1} - c_{i}| = 1 \text{ pour } 0 \leqslant i \leqslant n-1\}.$$

Et je lançai :

 – Ça c'est un ensemble fini. Choisis une fonction uniformément au hasard dedans. C'est la fonction que tu veux.

6 / 672

Alors, faute de patience, je griffonnai la définition ci-dessous :

Pour un entier $n \ge 1$, posons

$$X_n = \{(c_0, c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{Z}^{n+1} : c_0 = 0 \text{ et } |c_{i+1} - c_i| = 1 \text{ pour } 0 \leqslant i \leqslant n-1\}.$$

Et je lançai :

 - Ça c'est un ensemble fini. Choisis une fonction uniformément au hasard dedans. C'est la fonction que tu veux.

Mais je fus bien surpris de voir s'illuminer le visage de mon jeune juge :

C'est tout à fait comme ça que je la voulais!

Pour n=1000, j'ai choisi un chemin uniformément au hasard dans χ_{1000} et je l'ai dessiné. Lequel ai-je obtenu ?

Pour $\mathfrak{n}=1000$, j'ai choisi un chemin uniformément au hasard dans \mathfrak{X}_{1000} et je l'ai dessiné. Lequel ai-je obtenu ?

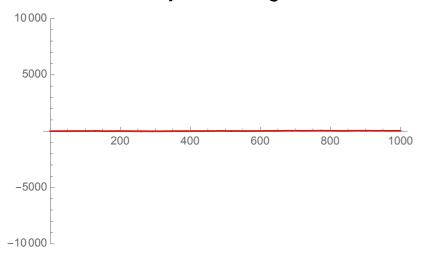


Figure – Dessin 1.

Pour $\mathfrak{n}=1000$, j'ai choisi un chemin uniformément au hasard dans \mathfrak{X}_{1000} et je l'ai dessiné. Lequel ai-je obtenu ?

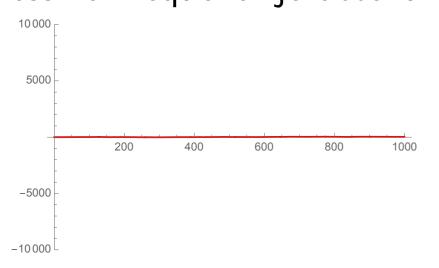


Figure – Dessin 1.

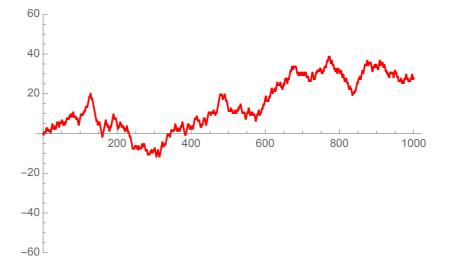


Figure – Dessin 2.

Pour $\mathfrak{n}=1000$, j'ai choisi un chemin uniformément au hasard dans \mathfrak{X}_{1000} et je l'ai dessiné. Lequel ai-je obtenu ?

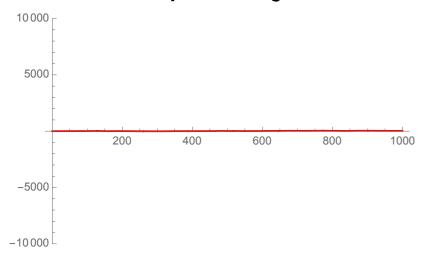


Figure – Dessin 1.

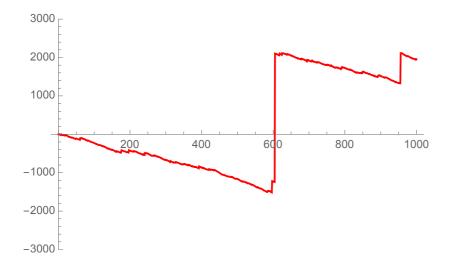


Figure – Dessin 3.

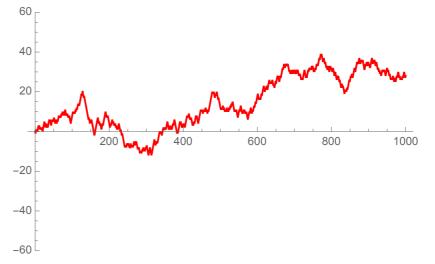


Figure – Dessin 2.

Pour $\mathfrak{n}=1000$, j'ai choisi un chemin uniformément au hasard dans \mathfrak{X}_{1000} et je l'ai dessiné. Lequel ai-je obtenu ?

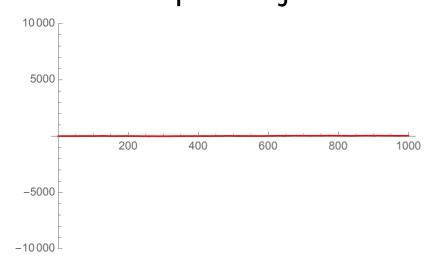


Figure – Dessin 1.

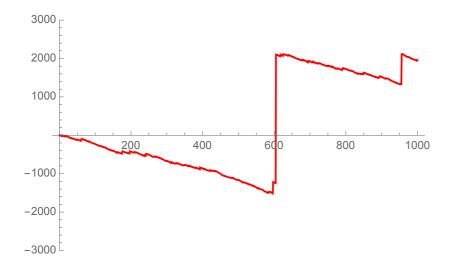


Figure – Dessin 3.

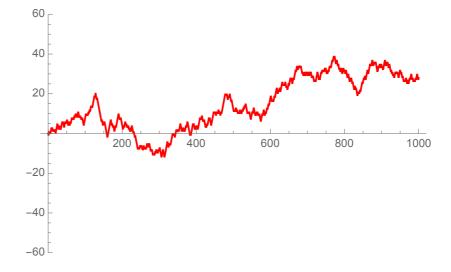


Figure – Dessin 2.

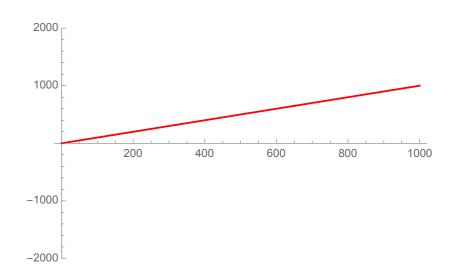


Figure – Dessin 4.

Pour $\mathfrak{n}=1000$, j'ai choisi un chemin uniformément au hasard dans \mathfrak{X}_{1000} et je l'ai dessiné. Lequel ai-je obtenu ?

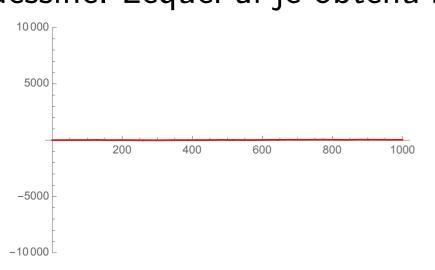


Figure – Dessin 1.

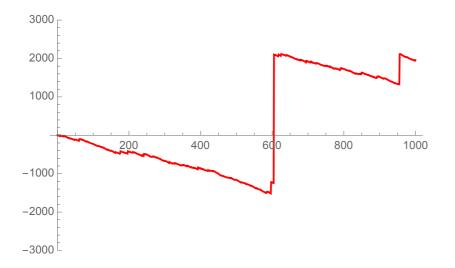


Figure - Dessin 3.



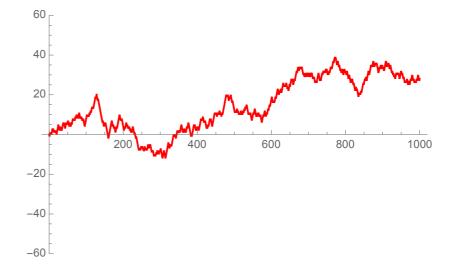


Figure – Dessin 2.

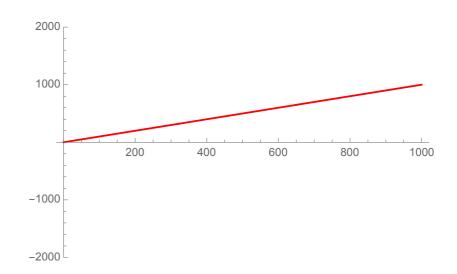


Figure – Dessin 4.

Ensuite, il me demanda avec brusquerie, sans préambule, comme le fruit d'un problème médité en silence :

Ensuite, il me demanda avec brusquerie, sans préambule, comme le fruit d'un problème médité en silence :

– Que se passe-t-il lorsque $n \to \infty$?

Alors, je lui dis:

Alors, je lui dis:

Soit E un espace polonais, on note $\mathcal{M}_1(E)$ l'ensemble des mesures de probabilité sur E muni de sa tribu borélienne.

On considère la topologie faible-* sur $\mathcal{M}_1(E)$ pour laquelle la convergence $\mu_n \to \mu$ est donnée par

$$\forall f \in \mathcal{C}_b(E), \quad \mu_n(f) \to \mu(f).$$

Exemples:

E= fonctions càdlàg $[0,1] \to espace polonais (ou même des mesures finies sur un espace polonais) muni de la topologie de Skorokhod <math>J_1$.

E = {classes d'isométrie} muni de la distance de Gromov-Hausdorff.

Alors, je lu

Soit E un e sur E muni

On considè $\mu_n o \mu$ es

Exemples:

E = fonctionun espace

s de probabilité

vergence

ures finies sur

Soit X_n un ensemble d'objets combinatoires de "taille" n

Soit \mathfrak{X}_n un ensemble d'objets combinatoires de "taille" \mathfrak{n} (permutations, partitions, graphes, fonctions, chemins, matrices, etc.).

Soit \mathfrak{X}_n un ensemble d'objets combinatoires de "taille" \mathfrak{n} (permutations, partitions, graphes, fonctions, chemins, matrices, etc.).

But: étudier χ_n .

Soit \mathfrak{X}_n un ensemble d'objets combinatoires de "taille" \mathfrak{n} (permutations, partitions, graphes, fonctions, chemins, matrices, etc.).

But: étudier χ_n .

 \longrightarrow Trouver le cardinal de \mathfrak{X}_n .

Soit \mathfrak{X}_n un ensemble d'objets combinatoires de "taille" \mathfrak{n} (permutations, partitions, graphes, fonctions, chemins, matrices, etc.).

But: étudier χ_n .

 \rightarrow Trouver le cardinal de χ_n .

 \longrightarrow Comprendre les propriétés typiques de \mathcal{X}_n .

Soit \mathfrak{X}_n un ensemble d'objets combinatoires de "taille" \mathfrak{n} (permutations, partitions, graphes, fonctions, chemins, matrices, etc.).

But: étudier χ_n .

 \rightarrow Trouver le cardinal de χ_n .

Soit \mathfrak{X}_n un ensemble d'objets combinatoires de "taille" \mathfrak{n} (permutations, partitions, graphes, fonctions, chemins, matrices, etc.).

But: étudier χ_n .

 \longrightarrow Trouver le cardinal de \mathfrak{X}_n .

Comprendre les propriétés typiques de X_n . Soit X_n un élément de X_n choisi *uniformément au hasard*. Que dire de X_n ?

Soit \mathfrak{X}_n un ensemble d'objets combinatoires de "taille" \mathfrak{n} (permutations, partitions, graphes, fonctions, chemins, matrices, etc.).

But: étudier χ_n .

- \rightarrow Trouver le cardinal de χ_n .
- Comprendre les propriétés typiques de \mathcal{X}_n . Soit X_n un élément de \mathcal{X}_n choisi *uniformément au hasard*. Que dire de X_n ?
- Une possibilité pour étudier X_n est de trouver un objet continu X tel que $X_n \to X$ quand $n \to \infty$.

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 :

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

Plusieurs intérêts :

 $N \rightarrow Du$ 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 :

- $N \rightarrow Du$ 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 :

- $N \rightarrow Du$ 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} .
- 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 mêmes propriétés pour n grand.

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

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

→ Dans quel espace vivent les objets?

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

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

→ Dans quel espace vivent les objets ? Ici, un espace métrique (Z, d).

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

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

- → Dans quel espace vivent les objets? Ici, un espace métrique (Z, d).
- Quel est le sens de la convergence lorsque les objets sont aléatoires ?

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

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

- \longrightarrow Dans quel espace vivent les objets? Ici, un espace métrique (Z, d).
- Quel est le sens de la convergence lorsque les objets sont aléatoires ? Ici, convergence en loi, pour des variables aléatoires à valeurs dans un même espace :

$$\mathbb{E}\left[\mathsf{F}(\mathsf{X}_{\mathsf{n}})\right] \quad \underset{\mathsf{n}\to\infty}{\longrightarrow} \quad \mathbb{E}\left[\mathsf{F}(\mathsf{X})\right]$$

pour toute fonction continue bornée $F: Z \to \mathbb{R}$.

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

$$X_n \longrightarrow X_n$$

- $\rightarrow \rightarrow$ Dans quel espace vivent les objets? Ici, un espace métrique (Z, d).
- $\wedge \rightarrow$ Quel est le sens de la convergence lorsque les objets sont aléatoires? Ici, convergence en loi, pour des variables aléatoires à valeurs dans un même espace:

$$\mathbb{E}\left[\mathsf{F}(\mathsf{X}_{\mathsf{n}})\right] \quad \underset{\mathsf{n}\to\infty}{\longrightarrow} \quad \mathbb{E}\left[\mathsf{F}(\mathsf{X})\right]$$

pour toute fonction continue bornée $F: \mathbb{Z} \to \mathbb{R}$.



$$X_n \xrightarrow[n \to \infty]{(d)} X \quad \text{implique} \quad G(X_n) \xrightarrow[n \to \infty]{(d)} G(X)$$

$$G(X_n)$$

$$\xrightarrow{(d)}$$

pour toute fonction continue $G: Z \to \mathbb{R}$.



I. CHEMINS ALÉATOIRES



- I. CHEMINS ALÉATOIRES
- II. Arbres aléatoires

I. CHEMINS ALÉATOIRES



II. Arbres aléatoires

Pour $n \geqslant 1$, posons

$$X_n = \{(c_0, c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{Z}^{n+1} : c_0 = 0 \text{ et } |c_{i+1} - c_i| = 1 \text{ pour } 0 \leqslant i \leqslant n-1\}.$$

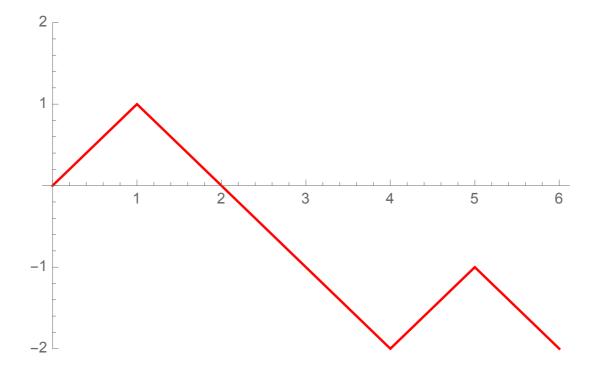


Figure – Le chemin (0, 1, 0, -1, -2, -1, -2).

Pour $n \geqslant 1$, posons

$$\mathfrak{X}_{n} = \{(c_{0}, c_{1}, \dots, c_{n}) \in \mathbb{Z}^{n+1} : c_{0} = 0 \text{ et } |c_{i+1} - c_{i}| = 1 \text{ pour } 0 \leqslant i \leqslant n-1\}.$$

Soit $(C_0, C_1, ..., C_n)$ un élément de \mathfrak{X}_n choisi uniformément au hasard. À quoi ressemble-t-il?

Pour $n \geqslant 1$, posons

$$X_n = \{(c_0, c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{Z}^{n+1} : c_0 = 0 \text{ et } |c_{i+1} - c_i| = 1 \text{ pour } 0 \leqslant i \leqslant n-1\}.$$

Soit $(C_0, C_1, ..., C_n)$ un élément de \mathfrak{X}_n choisi uniformément au hasard. À quoi ressemble-t-il?

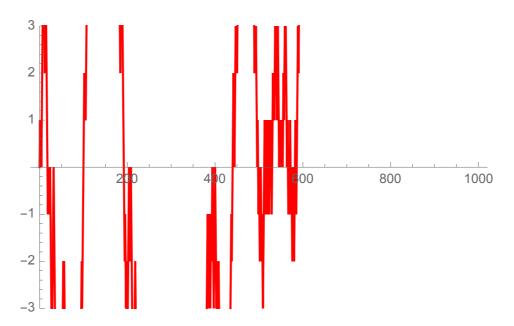


Figure – Une simulation de (C_0, C_1, \ldots, C_n) pour n = 1000.

Pour $n \ge 1$, posons

$$\mathfrak{X}_{n} = \{(c_{0}, c_{1}, \dots, c_{n}) \in \mathbb{Z}^{n+1} : c_{0} = 0 \text{ et } |c_{i+1} - c_{i}| = 1 \text{ pour } 0 \leqslant i \leqslant n-1\}.$$

Soit $(C_0, C_1, ..., C_n)$ un élément de \mathfrak{X}_n choisi uniformément au hasard. À quoi ressemble-t-il?

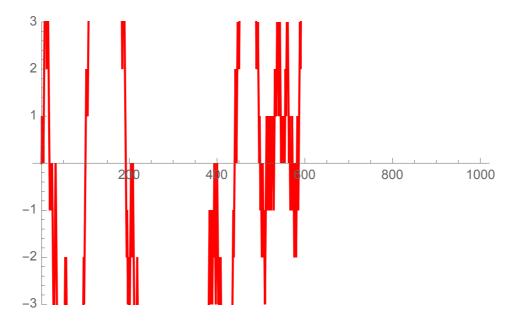


Figure – Une simulation de (C_0, C_1, \ldots, C_n) pour n = 1000.

? Quel est l'ordre de grandeur de a_n pour que $\frac{1}{a_n}(C_0, C_1, \ldots, C_n)$ ait un comportement non trivial?

Pour $n \ge 1$, posons

$$X_n = \{(c_0, c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{Z}^{n+1} : c_0 = 0 \text{ et } |c_{i+1} - c_i| = 1 \text{ pour } 0 \leqslant i \leqslant n-1\}.$$

Soit $(C_0, C_1, ..., C_n)$ un élément de \mathfrak{X}_n choisi uniformément au hasard. À quoi ressemble-t-il?

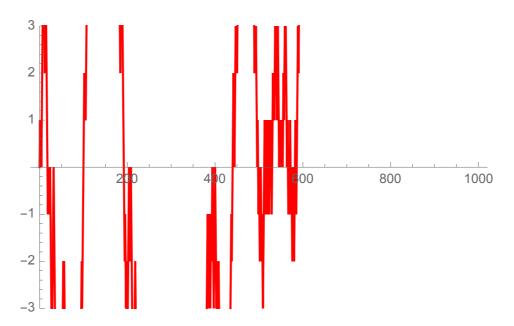


Figure – Une simulation de (C_0, C_1, \ldots, C_n) pour n = 1000.

- ? Quel est l'ordre de grandeur de a_n pour que $\frac{1}{a_n}(C_0, C_1, \ldots, C_n)$ ait un comportement non trivial?
- ✓ wooclap.com ; code dma.

Soit $(X_i)_{i\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. telles que $\mathbb{P}(X_1=1)=\mathbb{P}(X_1=-1)=1/2$. Posons $S_0=0$ et $S_n=X_1+\cdots+X_n$.

Soit $(X_i)_{i\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. telles que $\mathbb{P}(X_1=1)=\mathbb{P}(X_1=-1)=1/2$. Posons $S_0=0$ et $S_n=X_1+\cdots+X_n$.

Théorème.

Les deux variables aléatoires (C_0, \ldots, C_n) et (S_0, \ldots, S_n) ont la même loi.

Soit $(X_i)_{i\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. telles que $\mathbb{P}(X_1=1)=\mathbb{P}(X_1=-1)=1/2$. Posons $S_0=0$ et $S_n=X_1+\cdots+X_n$.

Théorème.

Les deux variables aléatoires (C_0, \ldots, C_n) et (S_0, \ldots, S_n) ont la même loi.

Démonstration.

- les deux variables aléatoires ont même support \mathfrak{X}_n .

Soit $(X_i)_{i\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. telles que $\mathbb{P}(X_1=1)=\mathbb{P}(X_1=-1)=1/2$. Posons $S_0=0$ et $S_n=X_1+\cdots+X_n$.

Théorème.

Les deux variables aléatoires (C_0, \ldots, C_n) et (S_0, \ldots, S_n) ont la même loi.

Démonstration.

- les deux variables aléatoires ont même support \mathfrak{X}_n .
- soit $(c_0, \ldots, c_n) \in \mathcal{X}_n$. Posons $s_i = c_i c_{i-1}$ pour $1 \leqslant i \leqslant n$.

Lien avec les marches aléatoires

Soit $(X_i)_{i\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. telles que

$$\mathbb{P}(X_1 = 1) = \mathbb{P}(X_1 = -1) = 1/2$$
. Posons $S_0 = 0$ et $S_n = X_1 + \cdots + X_n$.

Théorème.

Les deux variables aléatoires (C_0, \ldots, C_n) et (S_0, \ldots, S_n) ont la même loi.

Démonstration.

- les deux variables aléatoires ont même support \mathfrak{X}_n .
- soit $(c_0, \ldots, c_n) \in \mathcal{X}_n$. Posons $s_i = c_i c_{i-1}$ pour $1 \leqslant i \leqslant n$. Alors

$$\mathbb{P}((S_0, ..., S_n) = (c_0, ..., c_n)) = \mathbb{P}(X_1 = s_1, X_2 = s_2, ..., X_n = s_n)$$

Lien avec les marches aléatoires

Soit $(X_i)_{i\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. telles que

$$\mathbb{P}(X_1 = 1) = \mathbb{P}(X_1 = -1) = 1/2$$
. Posons $S_0 = 0$ et $S_n = X_1 + \dots + X_n$.

Théorème.

Les deux variables aléatoires (C_0, \ldots, C_n) et (S_0, \ldots, S_n) ont la même loi.

Démonstration.

- les deux variables aléatoires ont même support \mathfrak{X}_n .
- soit $(c_0, \ldots, c_n) \in \mathcal{X}_n$. Posons $s_i = c_i c_{i-1}$ pour $1 \leqslant i \leqslant n$. Alors

$$\mathbb{P}((S_0, ..., S_n) = (c_0, ..., c_n)) = \mathbb{P}(X_1 = s_1, X_2 = s_2, ..., X_n = s_n)
= \mathbb{P}(X_1 = s_1) \mathbb{P}(X_2 = s_2) \cdots \mathbb{P}(X_n = s_n)$$

Lien avec les marches aléatoires

Soit $(X_i)_{i\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. telles que

$$\mathbb{P}(X_1 = 1) = \mathbb{P}(X_1 = -1) = 1/2$$
. Posons $S_0 = 0$ et $S_n = X_1 + \cdots + X_n$.

Théorème.

Les deux variables aléatoires (C_0, \ldots, C_n) et (S_0, \ldots, S_n) ont la même loi.

Démonstration.

- les deux variables aléatoires ont même support \mathfrak{X}_n .
- soit $(c_0, \ldots, c_n) \in \mathfrak{X}_n$. Posons $s_i = c_i c_{i-1}$ pour $1 \leqslant i \leqslant n$. Alors

$$\begin{split} \mathbb{P}\left((S_0, \dots, S_n) = (c_0, \dots, c_n) \right) &= \mathbb{P}\left(X_1 = s_1, X_2 = s_2, \dots, X_n = s_n \right) \\ &= \mathbb{P}\left(X_1 = s_1 \right) \mathbb{P}\left(X_2 = s_2 \right) \cdots \mathbb{P}\left(X_n = s_n \right) \\ &= \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdots \frac{1}{2} = \frac{1}{2^n}. \end{split}$$

D'après le théorème central limite, $\frac{S_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi lorsque $n \to \infty$ vers une variable aléatoire Gaussienne centrée réduite.

D'après le théorème central limite, $\frac{S_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi lorsque $n \to \infty$ vers une variable aléatoire Gaussienne centrée réduite.

Attention au sens de la convergence!

D'après le théorème central limite, $\frac{S_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi lorsque $n \to \infty$ vers une variable aléatoire Gaussienne centrée réduite.

Attention au sens de la convergence!

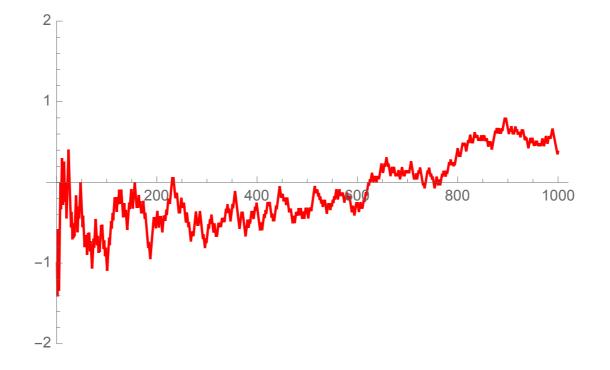


Figure – Une simulation de
$$\left(\frac{s_k}{\sqrt{k}}\right)_{1\leqslant k\leqslant n}$$
 pour $n=1000.$

D'après le théorème central limite, $\frac{S_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi lorsque $n \to \infty$ vers une variable aléatoire Gaussienne centrée réduite.

Attention au sens de la convergence!

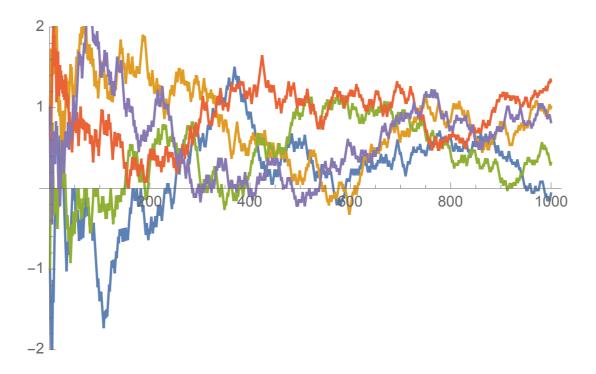


Figure – Cinq simulations de $\left(\frac{S_k}{\sqrt{k}}\right)_{1\leqslant k\leqslant n}$ pour n=1000.

D'après le théorème central limite, $\frac{S_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi lorsque $n \to \infty$ vers une variable aléatoire Gaussienne centrée réduite.

Attention au sens de la convergence!

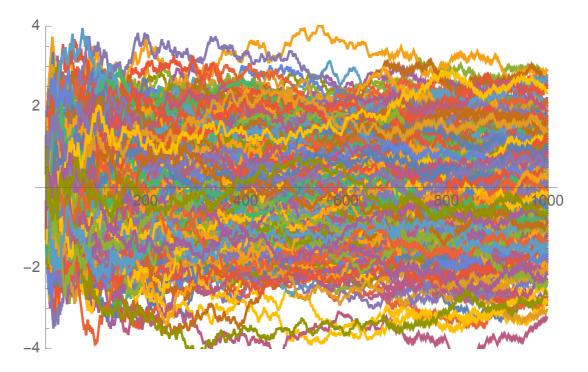


Figure – 1000 simulations de
$$\left(\frac{S_k}{\sqrt{k}}\right)_{1\leqslant k\leqslant n}$$
 pour $n=1000.$

D'après le théorème central limite, $\frac{S_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi lorsque $n \to \infty$ vers une variable aléatoire Gaussienne centrée réduite.

Attention au sens de la convergence!

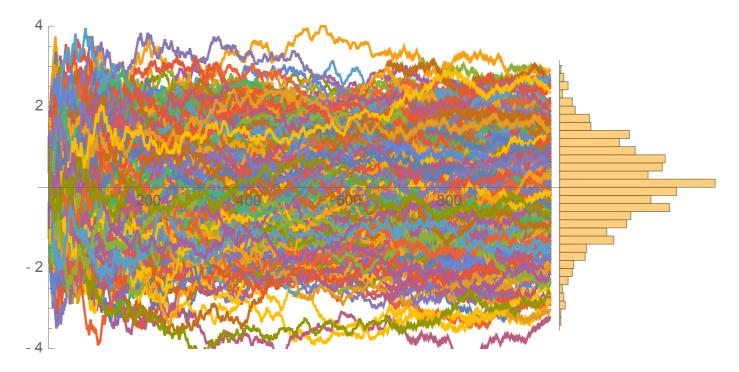


Figure – 1000 simulations de
$$\left(\frac{S_k}{\sqrt{k}}\right)_{1\leqslant k\leqslant n}$$
 pour $n=1000.$

D'après le théorème central limite, $\frac{S_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi lorsque $n \to \infty$ vers une variable aléatoire Gaussienne centrée réduite.

Attention au sens de la convergence!

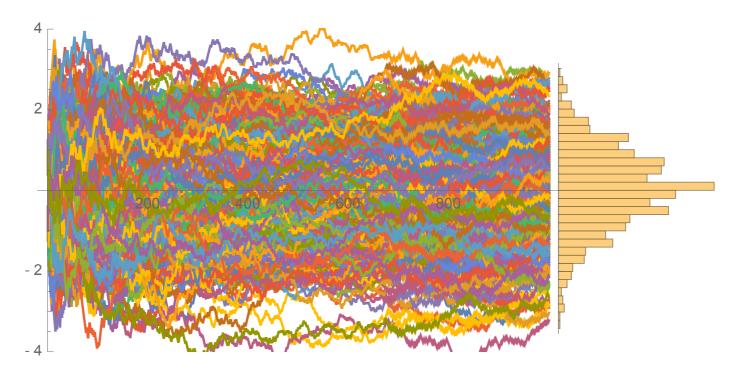


Figure – 1000 simulations de
$$\left(\frac{S_k}{\sqrt{k}}\right)_{1\leqslant k\leqslant n}$$
 pour $n=1000.$

Pour tous a < b,

$$\mathbb{P}\left(a < \frac{S_n}{\sqrt{n}} < b\right) \quad \underset{n \to \infty}{\longrightarrow} \quad \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \mathrm{d}x.$$

Théorème (Central Limite)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. (indépendantes et de même loi) avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]$. On suppose $\sigma^2\in]0,\infty[$.

Théorème (Central Limite)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. (indépendantes et de même loi) avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]$. On suppose $\sigma^2\in]0,\infty[$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$.

Théorème (Central Limite)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. (indépendantes et de même loi) avec $\mathbb{E}[X_1] = 0$ et $\sigma^2 = \mathbb{E}[X_1^2]$. On suppose $\sigma^2 \in]0, \infty[$. Soit $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$. Alors :

$$\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} \quad \xrightarrow[n\to\infty]{\text{(loi)}} \quad \mathfrak{N}(0,1),$$

où $\mathcal{N}(0,1)$ est une variable aléatoire gaussienne centrée réduite.

Théorème (Central Limite)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. (indépendantes et de même loi) avec $\mathbb{E}[X_1] = 0$ et $\sigma^2 = \mathbb{E}[X_1^2]$. On suppose $\sigma^2 \in]0, \infty[$. Soit $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$. Alors :

$$\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} \quad \xrightarrow[n\to\infty]{\text{(loi)}} \quad \mathfrak{N}(0,1),$$

où $\mathcal{N}(0,1)$ est une variable aléatoire gaussienne centrée réduite.

 $\wedge \rightarrow$ Autrement dit, pour toute fonction continue bornée $F : \mathbb{R} \to \mathbb{R}$,

$$\mathbb{E}\left[\mathsf{F}\left(\frac{\mathsf{S}_n}{\sigma\sqrt{n}}\right)\right] \quad \underset{n\to\infty}{\longrightarrow} \quad \mathbb{E}\left[\mathsf{F}(\mathcal{N}(\mathsf{0},\mathsf{1}))\right].$$

Théorème (Central Limite)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. (indépendantes et de même loi) avec $\mathbb{E}[X_1] = 0$ et $\sigma^2 = \mathbb{E}[X_1^2]$. On suppose $\sigma^2 \in]0, \infty[$. Soit $S_n = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$. Alors :

$$\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} \quad \stackrel{(loi)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad \mathcal{N}(0,1),$$

où $\mathcal{N}(0,1)$ est une variable aléatoire gaussienne centrée réduite.

 \wedge Autrement dit, pour tous a < b,

$$\mathbb{P}\left(a < \frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} < b\right) \quad \underset{n \to \infty}{\longrightarrow} \quad \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \mathrm{d}x.$$

Résumons

Résumons

Si (C_0, \ldots, C_n) est un chemin choisi uniformément au hasard, $\frac{C_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi vers une Gaussienne centrée réduite.

Résumons

Si (C_0, \ldots, C_n) est un chemin choisi uniformément au hasard, $\frac{C_n}{\sqrt{n}}$ converge en loi vers une Gaussienne centrée réduite.

Mais que dire de la trajectoire

$$\frac{1}{\sqrt{n}}(C_0,\ldots,C_n) ?$$

Une simulation

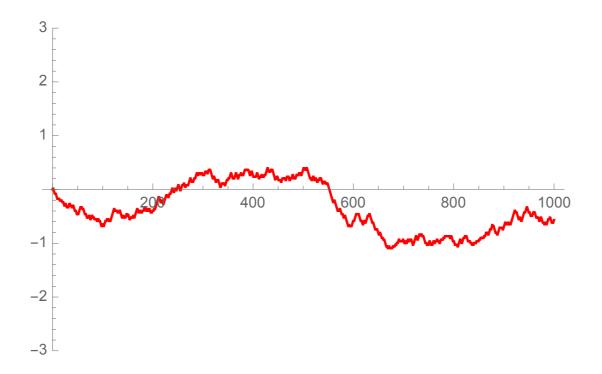


Figure – Une simulation de $\left(\frac{S_0}{\sqrt{n}}, \frac{S_1}{\sqrt{n}}, \dots, \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right)$ pour n = 1000.

Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires 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, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire.

Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

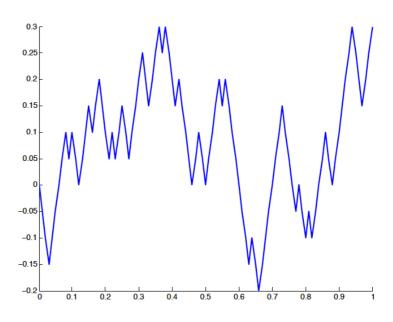
$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(loi)}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}}$$

Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(\mathit{loi})}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}}$$

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

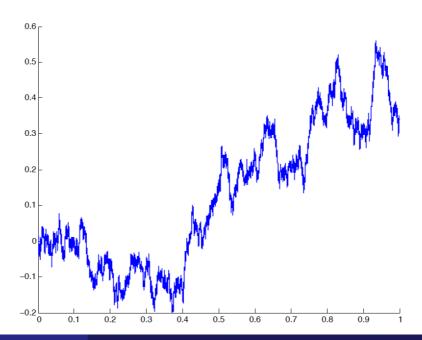


Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(\mathit{loi})}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}}$$

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma \sqrt{n}}, 0 \leqslant t \leqslant 1 \right)$$
 pour $n = 1000000$:



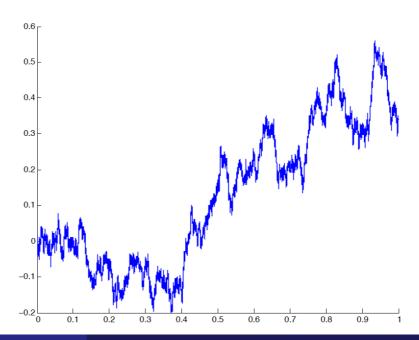
Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\mathsf{\sigma}\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(loi)}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}}$$

dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme,

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma \sqrt{n}}, 0 \leqslant t \leqslant 1 \right)$$
 pour $n = 1000000$:



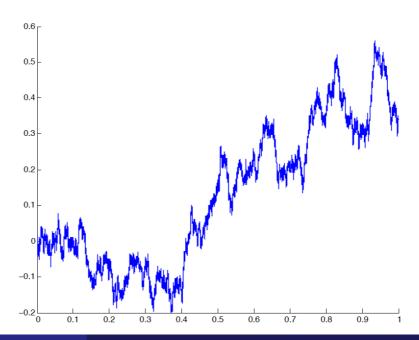
Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(loi)}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathsf{W}_{\mathsf{t}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1),$$

dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme,

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma \sqrt{n}}, 0 \leqslant t \leqslant 1 \right)$$
 pour $n = 1000000$:



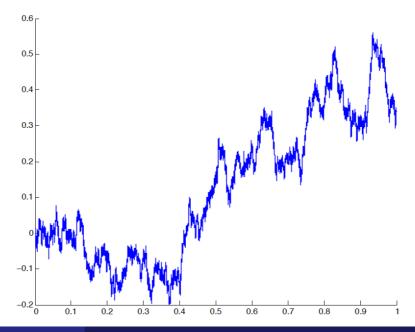
Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(\mathit{loi})}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathsf{W}_{\mathsf{t}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1),$$

dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où $(W_t : 0 \le t \le 1)$ est une fonction continue aléatoire appelée mouvement brownien (indépendante de σ).

$$\left(\frac{S_{nt}}{\sigma \sqrt{n}}, 0 \leqslant t \leqslant 1 \right)$$
 pour $n = 1000000$:



Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(loi)}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathsf{W}_{\mathsf{t}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1),$$

dans l'espace $\mathcal{C}([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où $(\mathbf{W_t}:0\leqslant t\leqslant 1)$ est une fonction continue aléatoire appelée mouvement brownien (indépendante de σ).

 $\wedge \rightarrow$ Autrement dit, pour toute fonction continue bornée $F: \mathcal{C}([0,1],\mathbb{R}) \to \mathbb{R}$,

$$\mathbb{E}\left[\mathsf{F}\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{n}}:0\leqslant t\leqslant 1\right)\right]\quad\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}\quad \mathbb{E}\left[\mathsf{F}(W_{\mathsf{t}}:0\leqslant t\leqslant 1)\right].$$

Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(\mathit{loi})}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathsf{W}_{\mathsf{t}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1),$$

dans l'espace $\mathcal{C}([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où $(\mathbf{W_t}:0\leqslant t\leqslant 1)$ est une fonction continue aléatoire appelée mouvement brownien (indépendante de σ).

 $\wedge \rightarrow$ Conséquence : pour tout $\alpha > 0$,

$$\mathbb{P}\left(\frac{\max_{0\leqslant k\leqslant n} S_k}{\sigma\sqrt{n}}>\alpha\right)\quad \underset{n\to\infty}{\longrightarrow}\quad \mathbb{P}\left(\sup_{0\leqslant t\leqslant 1} W_t>\alpha\right)$$

Théorème (de Donsker, 1951)

Soient $(X_n)_{n\geqslant 1}$ une suite de variables aléatoires i.i.d. avec $\mathbb{E}\left[X_1\right]=0$ et $\sigma^2=\mathbb{E}\left[X_1^2\right]<\infty$. Soit $S_n=X_1+X_2+\cdots+X_n$. Pour $t\geqslant 0$, on définit S_{nt} par interpolation linéaire. Alors :

$$\left(\frac{\mathsf{S}_{\mathsf{nt}}}{\sigma\sqrt{\mathsf{n}}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1\right) \quad \overset{(loi)}{\underset{\mathsf{n} \to \infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathsf{W}_{\mathsf{t}}: 0 \leqslant \mathsf{t} \leqslant 1),$$

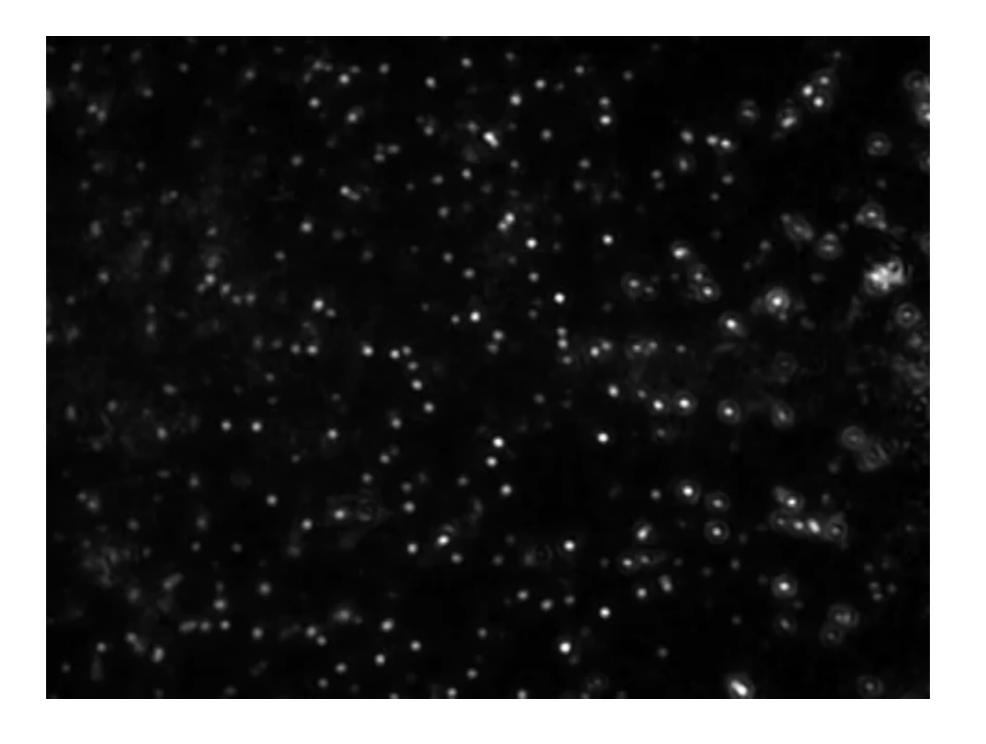
dans l'espace $\mathcal{C}([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où $(W_t : 0 \le t \le 1)$ est une fonction continue aléatoire appelée mouvement brownien (indépendante de σ).

 $\wedge \rightarrow$ Conséquence : pour tout a > 0,

$$\mathbb{P}\left(\frac{\max_{0\leqslant k\leqslant n}\frac{S_k}{S_k}}{\sigma\sqrt{n}}>\alpha\right)\quad \underset{n\to\infty}{\longrightarrow}\quad \mathbb{P}\left(\sup_{0\leqslant t\leqslant 1}W_t>\alpha\right)=2\int_{\alpha}^{\infty}\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{x^2}{2}}\mathrm{d}x.$$

- 1827 : Brown observe le déplacement désordonné du pollen dans de l'eau ;

- 1827 : Brown observe le déplacement désordonné du pollen dans de l'eau ;



- 1827 : Brown observe le déplacement désordonné du pollen dans de l'eau;
- 1905 : Einstein propose une explication de cette observation en utilisation les notions d'atomes et molécules ;

- 1827 : Brown observe le déplacement désordonné du pollen dans de l'eau;
- 1905 : Einstein propose une explication de cette observation en utilisation les notions d'atomes et molécules ;
- 1908 : Perrin confirme expérimentalement l'existence d'atomes et molécules (prix Nobel 1926);

Le mouvement brownien

- 1827 : Brown observe le déplacement désordonné du pollen dans de l'eau;
- 1905 : Einstein propose une explication de cette observation en utilisation les notions d'atomes et molécules ;
- 1908 : Perrin confirme expérimentalement l'existence d'atomes et molécules (prix Nobel 1926);

« C'est un cas où il est vraiment naturel de penser à ces fonctions continues sans dérivées que les mathématiciens ont imaginées, et que l'on regardait à tort comme de simples curiosités mathématiques, puisque l'expérience peut les suggérer. »

Jean Perrin

Le mouvement brownien

- 1827 : Brown observe le déplacement désordonné du pollen dans de l'eau;
- 1905 : Einstein propose une explication de cette observation en utilisation les notions d'atomes et molécules ;
- 1908 : Perrin confirme expérimentalement l'existence d'atomes et molécules (prix Nobel 1926);
- 1923 : Wiener donne une construction mathématique du mouvement brownien.

I. CHEMINS ALÉATOIRES

II. Arbres aléatoires



Motivations:

✓ Informatique : structures de données, analyse des algorithmes, théorie des réseaux, etc.

Motivations:

✓ Informatique : structures de données, analyse des algorithmes, théorie des réseaux, etc.

→ Biologie : arbres généalogiques et phylogénétiques, etc.

Motivations:

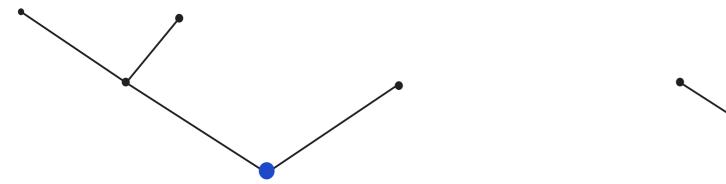
- ✓ Informatique : structures de données, analyse des algorithmes, théorie des réseaux, etc.
- → Biologie : arbres généalogiques et phylogénétiques, etc.
- Combinatoire : les arbres sont (parfois) plus simples à énumérer, bijections sympathiques etc.

Motivations:

- ✓ Informatique : structures de données, analyse des algorithmes, théorie des réseaux, etc.
- → Biologie : arbres généalogiques et phylogénétiques, etc.
- Combinatoire : les arbres sont (parfois) plus simples à énumérer, bijections sympathiques etc.
- Probabilités : les arbres sont des briques de base de plusieurs modèles de graphes aléatoires, possèdent de riches propriétés probabilistes.

-****→ Question :

→ Question :



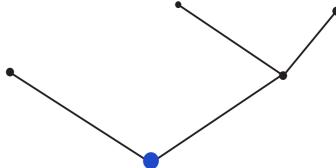


Figure – Deux arbres plans différents

-****→ Question :

Soit X_n l'ensemble des arbres plans à n sommets.



Figure – Deux arbres plans différents

-∕√→ Question :

-****→ Question :

Soit \mathcal{X}_n l'ensemble des arbres plans à n sommets.



Figure – Deux arbres plans différents

 $\rightarrow \bigvee$ Question : $\# \chi_n = ?$

→ Question :

Soit X_n l'ensemble des arbres plans à n sommets.



Figure – Deux arbres plans différents

$$ightharpoonup Question: #X_n = \frac{1}{n} {2n-2 \choose n-1}.$$

→ Question :

Soit \mathcal{X}_n l'ensemble des arbres plans à n sommets.



Figure – Deux arbres plans différents

$$ightharpoonup Question: #X_n = \frac{1}{n} {2n-2 \choose n-1}.$$

Question : À quoi ressemble un grand arbre plan typique?

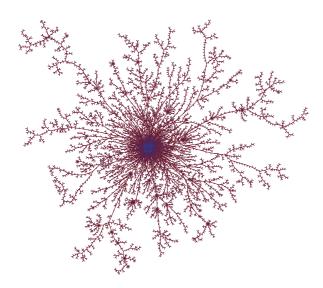


Figure – Résultat 1.

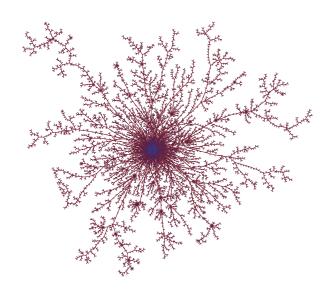


Figure – Résultat 1.

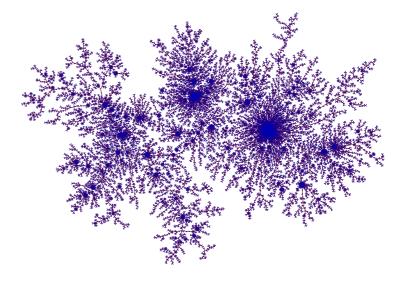


Figure – Résultat 2.

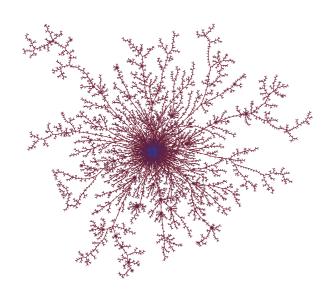


Figure – Résultat 1.

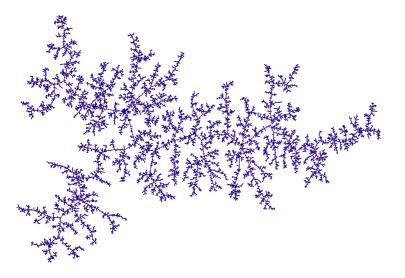


Figure – Résultat 3.

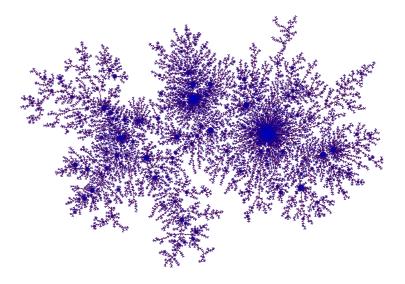


Figure – Résultat 2.

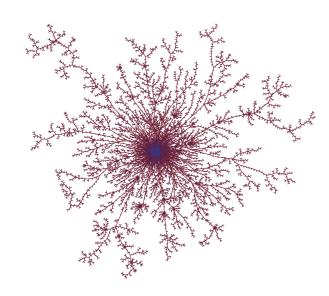


Figure – Résultat 1.

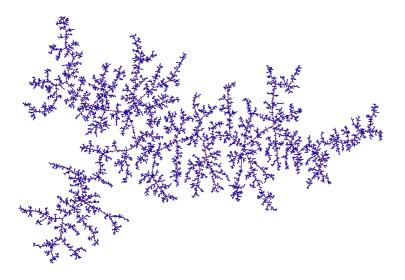


Figure – Résultat 3.

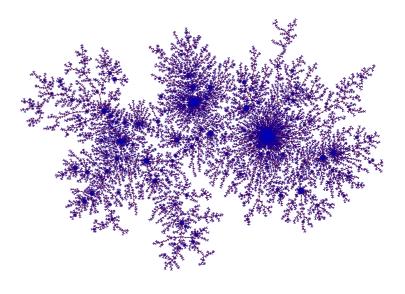


Figure – Résultat 2.

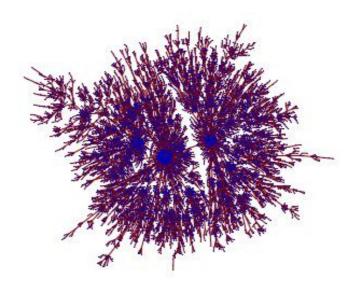


Figure – Résultat 4.

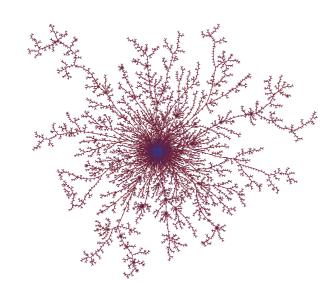


Figure – Résultat 1.

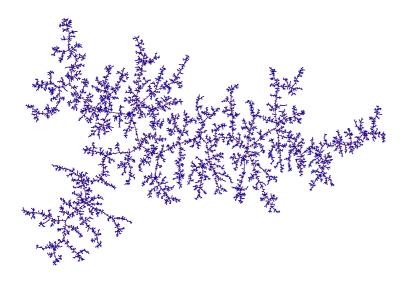


Figure – Résultat 3.



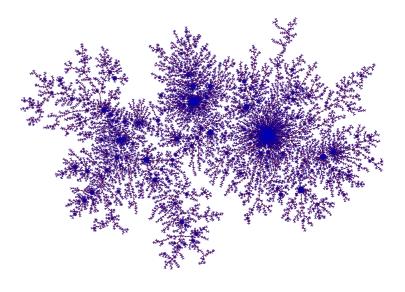


Figure – Résultat 2.

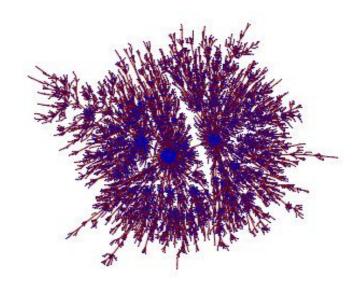
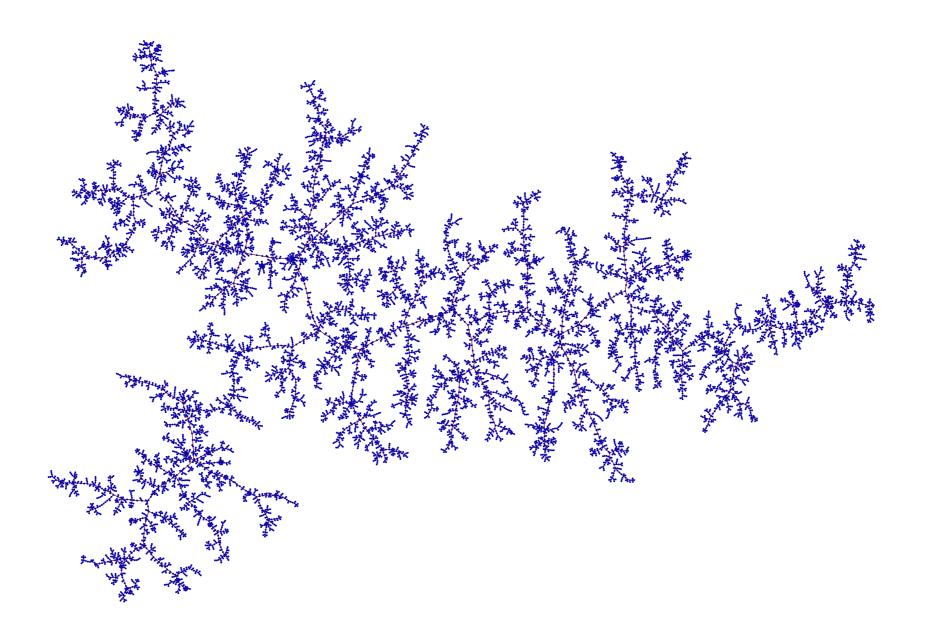
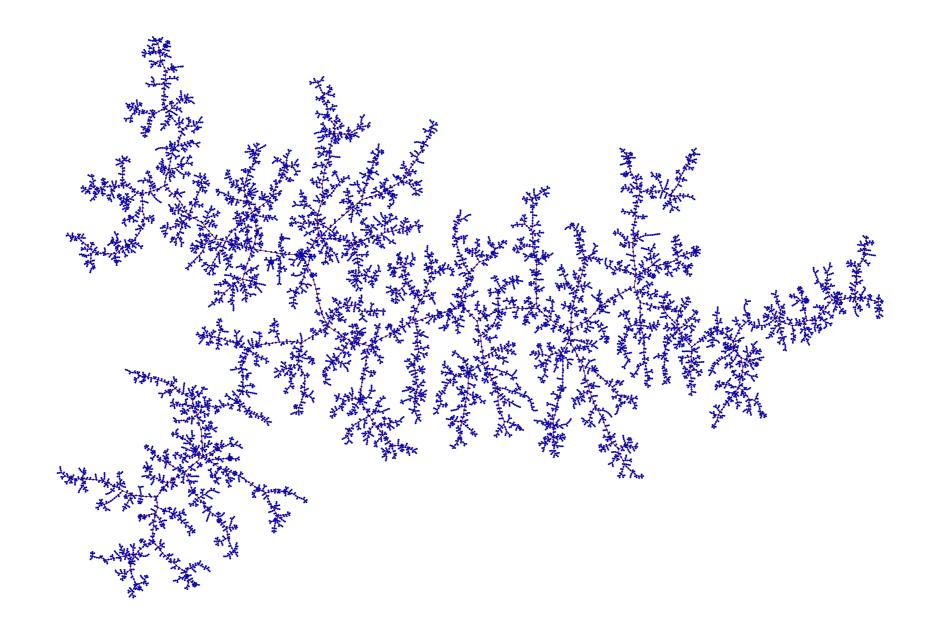
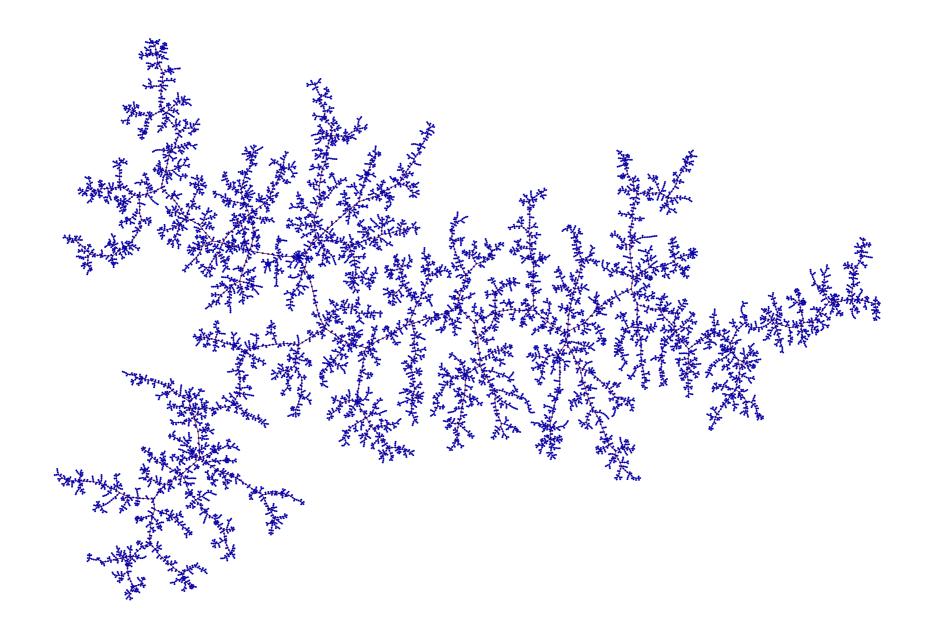


Figure – Résultat 4.





Soit \mathfrak{T}_n un arbre plan uniforme à \mathfrak{n} sommets choisi uniformément au hasard. $\stackrel{}{\longrightarrow}$ Quel est l'ordre de grandeur du diamètre de \mathfrak{T}_n ?



Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à n sommets choisi uniformément au hasard. $\wedge \rightarrow \mathbb{Q}$ Quel est l'ordre de grandeur du diamètre de \mathcal{T}_n ?

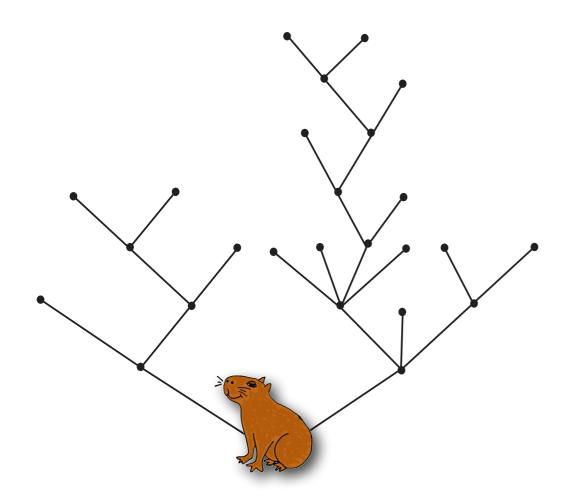
√→ wooclap.com; code **dma**.

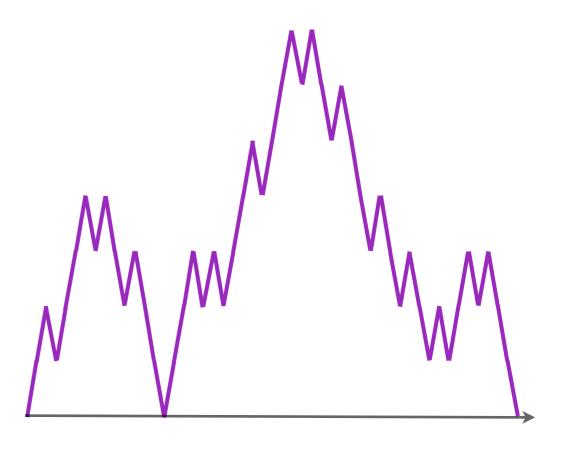
Quel espace métrique pour \mathfrak{T}_n ?

Codage d'un arbre par sa fonction de contour



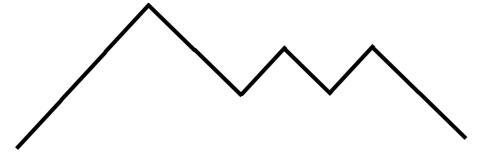
On code un arbre τ par sa fonction de contour $C(\tau)$:





Codage d'un arbre par sa fonction de contour

Connaissant la fonction de contour, il est facile de retrouver l'arbre :



Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à \mathfrak{n} sommets choisi uniformément au hasard.

Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à \mathfrak{n} sommets choisi uniformément au hasard.

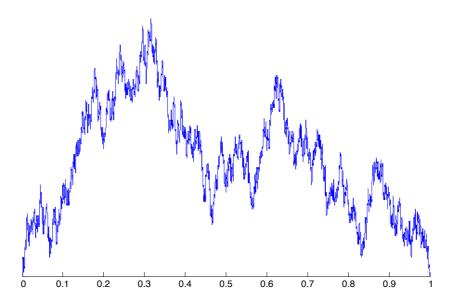
Théorème (Aldous '93)

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_{n})\right)_{0\leqslant t\leqslant 1}$$

Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à n sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_{n})\right)_{0\leqslant t\leqslant 1}$$



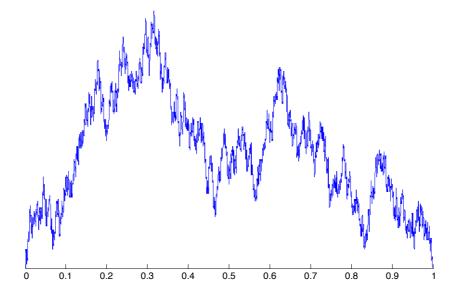
Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à \mathfrak{n} sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

La convergence

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_n)\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \overset{\text{(loi)}}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad \left(\underline{e(t)}\right)_{0\leqslant t\leqslant 1},$$

a lieu en loi dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où e est l'excursion brownienne normalisée.



Soit \mathfrak{T}_n un arbre plan uniforme à \mathfrak{n} sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

La convergence

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_{\mathbf{n}})\right)_{0\leq t\leq 1} \quad \stackrel{(loi)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathbf{e}(\mathbf{t}))_{0\leq t\leq 1},$$

a lieu en loi dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où e est l'excursion brownienne normalisée.

 $\wedge \rightarrow$ Conséquence : pour tout a > 0,

$$\mathbb{P}\left(\mathsf{Hauteur}(\mathfrak{T}_{\mathsf{n}}) > \alpha \cdot \sqrt{2n}\right) \quad \underset{n \to \infty}{\longrightarrow} \quad \mathbb{P}\left(\mathsf{sup}\, \underline{e} > \alpha\right)$$

Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à n sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

La convergence

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_{\mathbf{n}})\right)_{0\leq t\leq 1} \quad \stackrel{(loi)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathbf{e}(\mathbf{t}))_{0\leq t\leq 1} ,$$

a lieu en loi dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où e est l'excursion brownienne normalisée.

 $\wedge \rightarrow$ Conséquence : pour tout a > 0,

$$\begin{split} \mathbb{P}\left(\text{Hauteur}(\mathfrak{T}_{\textbf{n}}) > \alpha \cdot \sqrt{2n}\right) & \underset{n \to \infty}{\longrightarrow} & \mathbb{P}\left(\text{sup}\, \textbf{e} > \alpha\right) \\ & = & \sum_{k=1}^{\infty} (4k^2\alpha^2 - 1)e^{-2k^2\alpha^2} \end{split}$$

Soit \mathfrak{T}_n un arbre plan uniforme à \mathfrak{n} sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

La convergence

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_{n})\right)_{0\leq t\leq 1} \quad \stackrel{(loi)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathbf{e}(t))_{0\leq t\leq 1} \ ,$$

a lieu en loi dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où e est l'excursion brownienne normalisée.

Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à n sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

La convergence

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_{n})\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \stackrel{(loi)}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad (\mathbf{e}(t))_{0\leqslant t\leqslant 1} \ ,$$

a lieu en loi dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où e est l'excursion brownienne normalisée.

Pourquoi?

Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à n sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

La convergence

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_n)\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \overset{\text{(loi)}}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad \left(\underline{e(t)}\right)_{0\leqslant t\leqslant 1},$$

a lieu en loi dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où e est l'excursion brownienne normalisée.

$$(C_0, \ldots, C_{2(n-1)}) \stackrel{(loi)}{=} (S_0, \ldots, S_{2(n-1)}) \text{ sous } \mathbb{P}(\cdots | S_{2n-2} = 0),$$

où $(S_k)_{k\geqslant 0}$ est la marche aléatoire de pas ± 1 avec probas 1/2.

Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à n sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

La convergence

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_n)\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \overset{\text{(loi)}}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad \left(\underline{e(t)}\right)_{0\leqslant t\leqslant 1},$$

a lieu en loi dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où e est l'excursion brownienne normalisée.

$$(C_0, \dots, C_{2(n-1)}) \stackrel{\text{(loi)}}{=} (S_0, \dots, S_{2(n-1)}) \quad \text{sous } \mathbb{P}(\dots | S_{2n-2} = 0),$$

où $(S_k)_{k\geqslant 0}$ est la marche aléatoire de pas ± 1 avec probas 1/2.

On en déduit le résultat avec une extension du théorème de Donsker au cas conditionné.

Soit \mathcal{T}_n un arbre plan uniforme à \mathfrak{n} sommets choisi uniformément au hasard.

Théorème (Aldous '93)

La convergence

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2n}}C_{2(n-1)t}(\mathfrak{T}_{n})\right)_{0\leqslant t\leqslant 1} \quad \stackrel{\text{(loi)}}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} \quad \left(\underline{e(t)}\right)_{0\leqslant t\leqslant 1},$$

a lieu en loi dans l'espace $C([0,1],\mathbb{R})$ des fonctions continues $[0,1] \to \mathbb{R}$ muni de la topologie de la convergence uniforme, où e est l'excursion brownienne normalisée.

↑→ Extension à une classe plus générale d'arbres aléatoires planaires : arbres de Bienaymé–Galton–Watson de loi de reproduction critique, de variance finie, conditionnés à avoir un grand nombre de sommets.

Groupe de lecture : graphes aléatoires



Motivations:

→ sujet fascinant à l'intersection des probabilités, de la combinatoire et de la physique statistique, avec de nombreuses applications

Motivations:

→ sujet fascinant à l'intersection des probabilités, de la combinatoire et de la physique statistique, avec de nombreuses applications

Motivations:

→ sujet fascinant à l'intersection des probabilités, de la combinatoire et de la physique statistique, avec de nombreuses applications

→ de nombreuses questions, jolies et stimulantes, que nous explorerons au
cours du groupe de lecture.

Deux exemples de modèles de graphes aléatoires



Soit $\mu = (\mu(k) : k \ge 0)$ une mesure de probabilité.

Soit $\mu = (\mu(k) : k \ge 0)$ une mesure de probabilité.

– on commence avec un ancêtre, qui a un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ ;

Soit $\mu = (\mu(k) : k \ge 0)$ une mesure de probabilité.

- on commence avec un ancêtre, qui a un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ ;
- chacun d'entre eux a lui-même un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ , tous indépendants;

Soit $\mu = (\mu(k) : k \ge 0)$ une mesure de probabilité.

- on commence avec un ancêtre, qui a un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ ;
- chacun d'entre eux a lui-même un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ , tous indépendants ;
- et ainsi de suite.

Soit $\mu = (\mu(k) : k \ge 0)$ une mesure de probabilité.

- on commence avec un ancêtre, qui a un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ ;
- chacun d'entre eux a lui-même un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ , tous indépendants ;
- et ainsi de suite.

→ Quelle est la probabilité que la population s'éteigne?

Soit $\mu = (\mu(k) : k \ge 0)$ une mesure de probabilité.

- on commence avec un ancêtre, qui a un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ ;
- chacun d'entre eux a lui-même un nombre aléatoire de descendants suivant la loi μ , tous indépendants ;
- et ainsi de suite.

→ Quelle est la probabilité que la population s'éteigne?

→ À quoi ressemble un grand arbre généalogique?

Graphes aléatoires d'Erdos-Renyi

Considérons n sommets étiquetés de 1 à n.

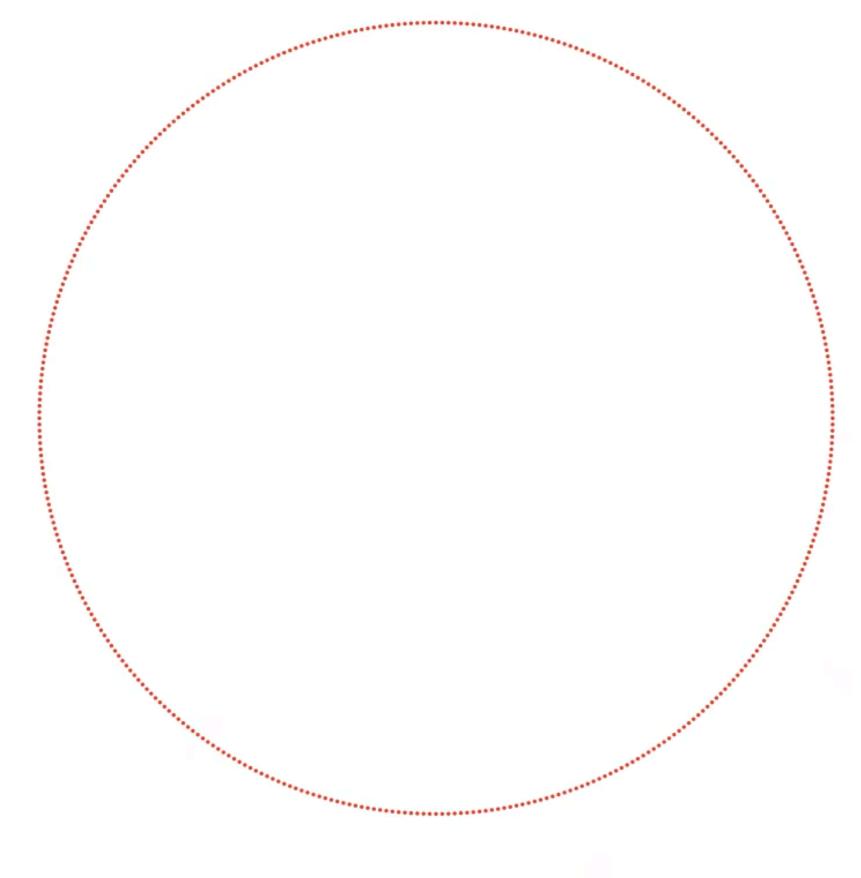
Graphes aléatoires d'Erdos-Renyi

- Considérons n sommets étiquetés de 1 à n.

– Fixons $p \in [0, 1]$ et pour chaque $1 \le i \ne j \le n$, connectons i et j avec probabilité p (tous les choix sont indépendants).

Graphes aléatoires d'Erdos-Renyi

- Considérons n sommets étiquetés de 1 à n.
- Fixons $p \in [0, 1]$ et pour chaque $1 \le i \ne j \le n$, connectons i et j avec probabilité p (tous les choix sont indépendants).
- \rightarrow Quelle est l'influence de p sur la structure du graphe (connectivité, taille de la composante maximale, etc.)?



Organisation pratique



Objectifs

- apprendre à communiquer et à présenter les mathématiques oralement

Objectifs

- apprendre à communiquer et à présenter les mathématiques oralement
- étudier un sujet en profondeur en binôme et le structurer de manière appropriée pour un exposé.

► Vous êtes regroupés en binômes — sauf exception.

- Vous êtes regroupés en binômes sauf exception.
- Chaque binôme prépare deux exposés consécutifs ensemble (chaque exposé dure 2×45 min).

- Vous êtes regroupés en binômes sauf exception.
- Chaque binôme prépare deux exposés consécutifs ensemble (chaque exposé dure 2×45 min).
- Les deux exposés sont répartis de manière à peu près égale (\rightarrow AB AB ou AB BA).

- Vous êtes regroupés en binômes sauf exception.
- Chaque binôme prépare deux exposés consécutifs ensemble (chaque exposé dure 2×45 min).
- Les deux exposés sont répartis de manière à peu près égale (\rightarrow AB AB ou AB BA).
- Le travail en binôme permet de discuter, apprendre ensemble et faire des répétitions.

- Vous êtes regroupés en binômes sauf exception.
- Chaque binôme prépare deux exposés consécutifs ensemble (chaque exposé dure 2×45 min).
- Les deux exposés sont répartis de manière à peu près égale (\rightarrow AB AB ou AB BA).
- Le travail en binôme permet de discuter, apprendre ensemble et faire des répétitions.
- Un rendez-vous avec moi quelques jours avant chaque exposé :

- Vous êtes regroupés en binômes sauf exception.
- Chaque binôme prépare deux exposés consécutifs ensemble (chaque exposé dure 2×45 min).
- Les deux exposés sont répartis de manière à peu près égale (\rightarrow AB AB ou AB BA).
- Le travail en binôme permet de discuter, apprendre ensemble et faire des répétitions.
- Un rendez-vous avec moi quelques jours avant chaque exposé :
 - Vous venez bien préparés (sujet le plus possible maîtrisé, exposé préparé voire répété)

- Vous êtes regroupés en binômes sauf exception.
- Chaque binôme prépare deux exposés consécutifs ensemble (chaque exposé dure 2×45 min).
- Les deux exposés sont répartis de manière à peu près égale (\rightarrow AB AB ou AB BA).
- Le travail en binôme permet de discuter, apprendre ensemble et faire des répétitions.
- Un rendez-vous avec moi quelques jours avant chaque exposé :
 - Vous venez bien préparés (sujet le plus possible maîtrisé, exposé préparé voire répété)
 - Clarification des questions, discussion de la structure de l'exposé et échanges sur l'intuition.

- Vous êtes regroupés en binômes sauf exception.
- Chaque binôme prépare deux exposés consécutifs ensemble (chaque exposé dure 2×45 min).
- Les deux exposés sont répartis de manière à peu près égale (\rightarrow AB AB ou AB BA).
- Le travail en binôme permet de discuter, apprendre ensemble et faire des répétitions.
- Un rendez-vous avec moi quelques jours avant chaque exposé :
 - Vous venez bien préparés (sujet le plus possible maîtrisé, exposé préparé voire répété)
 - Clarification des questions, discussion de la structure de l'exposé et échanges sur l'intuition.
- Participation active : posez des questions pendant l'exposé de vos camarades!