

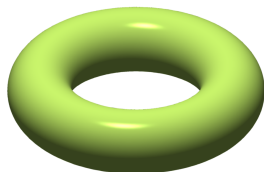
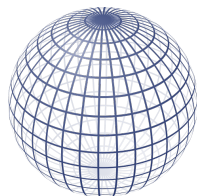
Volume d'hypersurfaces nodales aléatoires

Thomas Letendre (ICJ – UMPA)

Journée de l'équipe AGL
Saint Étienne – 21 janvier 2016

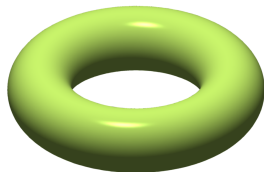
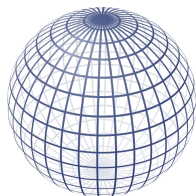
Géométrie aléatoire

(M, g) variété riemannienne, fermée, de dimension n .
La métrique g induit une mesure de Lebesgue sur M .



Géométrie aléatoire

(M, g) variété riemannienne, fermée, de dimension n .
La métrique g induit une mesure de Lebesgue sur M .



Question

On choisit une hypersurface de M "au hasard". Que peut-on dire de sa géométrie (volume, courbure) ou de sa topologie (nombre de composantes connexes, nombres de Betti, caractéristique d'Euler) ?

On cherche une réponse statistique : moyenne, moments, loi ...

Polynômes aléatoires

Sur \mathbb{C} , un polynôme de degré d a d racines, génériquement simples.

Question

Combien un polynôme de $\mathbb{R}_d[X]$ a-t-il de racines réelles ?

Polynômes aléatoires

Sur \mathbb{C} , un polynôme de degré d a d racines, génériquement simples.

Question

Combien un polynôme de $\mathbb{R}_d[X]$ a-t-il de racines réelles ?

Théorème (Kac, 1943)

Soit $P_d = \sum_{i=0}^d a_i X^i$ avec a_i des v.a.i.i.d. gaussiennes centrées réduites et $Z_d = (P_d)^{-1}(0)$, alors

$$\mathbb{E}[\text{card}(Z_d)] \sim \frac{2}{\pi} \ln(d).$$

Théorème (Kostlan, 1993)

Si on choisit a_i de variance $\binom{d}{i}$, on a $\mathbb{E}[\text{card}(Z_d)] = \sqrt{d}$.

Variables gaussiennes

$(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ euclidien de dimension N ,
 Λ auto-adjoint et défini positif.

Définition

On dit qu'une variable aléatoire X à valeurs dans V est gaussienne, centrée, de variance Λ , si sa loi admet la densité :

$$\frac{1}{(2\pi)^{\frac{N}{2}} \sqrt{\det(\Lambda)}} \exp\left(-\frac{1}{2} \langle \Lambda^{-1}x, x \rangle\right)$$

par rapport à la mesure de Lebesgue. On note $X \sim \mathcal{N}(\Lambda)$.

Si X est réduite ($\Lambda = \text{Id}$), alors dans toute base orthonormée (e_1, \dots, e_n) ,
 $X = \sum a_i e_i$ avec (a_1, \dots, a_n) des v.a.i.i.d réelles de loi $\mathcal{N}(1)$.

Espaces propres du laplacien

(M, g) variété riemannienne. La mesure riemannienne $|dV_M|$ définit un produit scalaire L^2 sur $C^\infty(M)$:

$$\langle \varphi, \psi \rangle = \int_M \varphi \psi |dV_M|.$$

On note Δ l'opérateur de Laplace-Beltrami (dans \mathbb{R}^n , $\Delta = -\sum \frac{\partial^2}{\partial x_i^2}$).

Faits classiques

- Les valeurs propres de Δ forment une suite strictement croissante : $0 = \lambda_0 < \lambda_1 < \dots < \lambda_k < \dots$, et $\lambda_k \rightarrow +\infty$.
- Les espaces propres $\ker(\Delta - \lambda_k \text{Id}) \subset C^\infty(M)$ sont de dimension finie.
- $\bigoplus_{k \geq 0} \ker(\Delta - \lambda_k \text{Id})$ est dense dans $L^2(M)$.

Hypersurfaces nodales aléatoires

Pour $\lambda \geq 0$, on note $V_\lambda = \bigoplus_{\lambda_k \leq \lambda} \ker(\Delta - \lambda_k \text{Id})$.

Définition

Soit f_λ un vecteur gaussien $\mathcal{N}(\text{Id})$ dans V_λ et $Z_\lambda = (f_\lambda)^{-1}(0)$.
On dit que Z_λ est une hypersurface nodale aléatoire.

Hypersurfaces nodales aléatoires

Pour $\lambda \geq 0$, on note $V_\lambda = \bigoplus_{\lambda_k \leq \lambda} \ker(\Delta - \lambda_k \text{Id})$.

Définition

Soit f_λ un vecteur gaussien $\mathcal{N}(\text{Id})$ dans V_λ et $Z_\lambda = (f_\lambda)^{-1}(0)$.
On dit que Z_λ est une hypersurface nodale aléatoire.

Théorème (Bérard, 1985)

Pour tout $\lambda \geq 0$, Z_λ est presque sûrement une hypersurface lisse.
De plus, on a

$$\mathbb{E}[\text{Vol}(Z_\lambda)] = \sqrt{\frac{\lambda}{n+2}} \text{Vol}(M) \frac{\text{Vol}(\mathbb{S}^{n-1})}{\text{Vol}(\mathbb{S}^n)} + O(1),$$

lorsque $\lambda \rightarrow +\infty$.

Sur le cercle euclidien \mathbb{S}^1

$\Delta = -\frac{\partial^2}{\partial \theta^2}$ et les fonctions propres satisfont : $\frac{\partial^2 \varphi}{\partial \theta^2} + \lambda \varphi = 0$.

- Les valeurs propres sont les k^2 avec $k \in \mathbb{N}$.
- L'espace propre associé à k^2 est engendré par $\cos(k\theta)$ et $\sin(k\theta)$.
- V_λ est l'espace des polynômes trigonométriques de degré $\leq \sqrt{\lambda}$.
-

$$f_\lambda : \theta \mapsto \frac{1}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{a_0}{\sqrt{2}} + \sum_{k=1}^{\lfloor \sqrt{\lambda} \rfloor} a_k \cos(k\theta) + b_k \sin(k\theta) \right),$$

où les a_k et b_k sont des v.a.i.i.d. $\mathcal{N}(1)$.

Théorème (Bérard, 1985)

Lorsque $\lambda \rightarrow +\infty$, $\mathbb{E}[\text{card}(Z_\lambda)] = \frac{2}{\sqrt{3}}\sqrt{\lambda} + O(1)$.

Fonction spectrale et fonction de corrélation

Fonction spectrale du laplacien

Soit Π_λ la projection orthogonale sur V_λ , il existe une unique fonction $e_\lambda : M \times M \rightarrow \mathbb{R}$ telle que :

$$\Pi_\lambda(\varphi)(x) = \langle e_\lambda(x, \cdot), \varphi \rangle = \int_{y \in M} e_\lambda(x, y) \varphi(y) |dV_M|.$$

Si $(\varphi_1, \dots, \varphi_N)$ est une base orthonormée de V_λ ,

$$e_\lambda(x, y) = \sum \varphi_i(x) \varphi_i(y).$$

Fonction spectrale et fonction de corrélation

Fonction spectrale du laplacien

Soit Π_λ la projection orthogonale sur V_λ , il existe une unique fonction $e_\lambda : M \times M \rightarrow \mathbb{R}$ telle que :

$$\Pi_\lambda(\varphi)(x) = \langle e_\lambda(x, \cdot), \varphi \rangle = \int_{y \in M} e_\lambda(x, y) \varphi(y) |dV_M|.$$

Si $(\varphi_1, \dots, \varphi_N)$ est une base orthonormée de V_λ ,

$$e_\lambda(x, y) = \sum \varphi_i(x) \varphi_i(y).$$

Fonction de corrélation

Le vecteur gaussien centré réduit $f_\lambda \in V_\lambda$ définit un processus gaussien centré $(f_\lambda(x))_{x \in M}$.

Il est caractérisé par sa fonction de corrélation : $(x, y) \mapsto \mathbb{E}[f_\lambda(x) f_\lambda(y)]$.

La fonction de corrélation

Lemme

Pour tout x et $y \in M$, $\mathbb{E}[f_\lambda(x)f_\lambda(y)] = e_\lambda(x, y)$.

Démonstration.

Dans une base orthonormée $(\varphi_1, \dots, \varphi_N)$, on a $f_\lambda = \sum a_i \varphi_i$ où les a_i sont indépendantes de loi $\mathcal{N}(1)$.

$$\mathbb{E}[f_\lambda(x)f_\lambda(y)] = \sum_{1 \leq i, j \leq N} \mathbb{E}[a_i a_j] \varphi_i(x) \varphi_j(y) = \sum_{i=1}^N \varphi_i(x) \varphi_i(y) = e_\lambda(x, y).$$

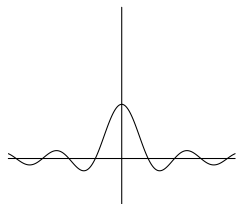


En dérivant sous l'intégrale :

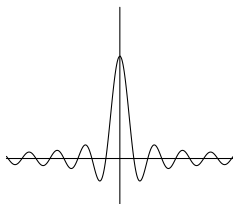
$$\mathbb{E} \left[\frac{\partial f_\lambda}{\partial x_i}(x) f_\lambda(y) \right] = \frac{\partial e_\lambda}{\partial x_i}(x, y).$$

Sur le cercle

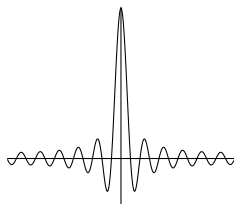
C'est le noyau de Dirichlet : $e_\lambda(x, y) = \frac{1}{2\pi} \frac{\sin\left(\left(\lfloor \sqrt{\lambda} \rfloor + \frac{1}{2}\right)(x - y)\right)}{\sin\left(\frac{x - y}{2}\right)}$.



(a) $\lambda = 16$



(b) $\lambda = 64$



(c) $\lambda = 144$

FIGURE: Le noyau de Dirichlet

On a une échelle caractéristique : $\frac{1}{\sqrt{\lambda}}$, et une limite d'échelle :

$$\frac{1}{\sqrt{\lambda}} e_\lambda\left(x, x + \frac{h}{\sqrt{\lambda}}\right) \xrightarrow{\lambda \rightarrow +\infty} \frac{1}{\pi} \frac{\sin(h)}{h}.$$

Une heuristique

Sur M quelconque, on a toujours une échelle caractéristique $\frac{1}{\sqrt{\lambda}}$ et une limite d'échelle.

On découpe M en boîtes de taille $\frac{1}{\sqrt{\lambda}}$:

$$\simeq \text{Vol}(M) \lambda^{\frac{n}{2}} \text{ boîtes.}$$

Les boîtes sont indépendantes, et il se passe la même chose dans chacune : même proba que Z_λ est une géométrie donnée dans cette boîte.

Composantes de taille $\frac{1}{\sqrt{\lambda}}$, donc volume de l'ordre de $\left(\frac{1}{\lambda}\right)^{\frac{n-1}{2}}$.

Finalement $\text{Vol}(Z_\lambda)$ est proportionnel à $\text{Vol}(M) \sqrt{\lambda}$.

Idée de la preuve

Formule de Kac-Rice

$$\mathbb{E}[\text{Vol}(Z_\lambda)] = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{x \in M} \frac{1}{\sqrt{e_\lambda(x, x)}} \mathbb{E} \left[\|d_x f_\lambda\| \mid f_\lambda(x) = 0 \right] |dV_M|.$$

On peut exprimer $\mathbb{E} \left[\|d_x f_\lambda\| \mid f_\lambda(x) = 0 \right]$ en fonction de e_λ et de ses dérivées.

Idee de la preuve

Formule de Kac-Rice

$$\mathbb{E}[\text{Vol}(Z_\lambda)] = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{x \in M} \frac{1}{\sqrt{e_\lambda(x, x)}} \mathbb{E} \left[\|d_x f_\lambda\| \mid f_\lambda(x) = 0 \right] |dV_M|.$$

On peut exprimer $\mathbb{E} \left[\|d_x f_\lambda\| \mid f_\lambda(x) = 0 \right]$ en fonction de e_λ et de ses dérivées.

Théorème (Hörmander, 1968 – Bin, 2004)

- $e_\lambda(x, x) = C_n \lambda^{\frac{n}{2}} + O\left(\lambda^{\frac{n-1}{2}}\right),$
- $\partial_{x_i} e_\lambda(x, x) = O\left(\lambda^{\frac{n}{2}}\right),$
- $\partial_{x_i} \partial_{y_j} e_\lambda(x, x) = \delta_{ij} C'_n \lambda^{\frac{n+2}{2}} + O\left(\lambda^{\frac{n+1}{2}}\right).$

Autres résultats

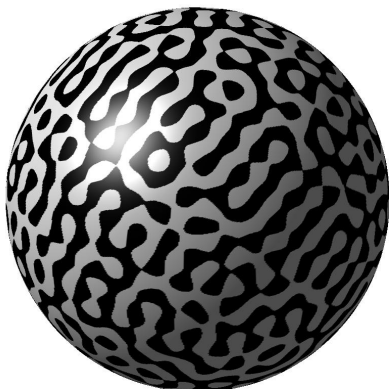
- En tant que mesures : $\sqrt{\frac{n+2}{\lambda}} \mathbb{E}[Z_\lambda] \xrightarrow{\lambda \rightarrow +\infty} \frac{\text{Vol}(\mathbb{S}^{n-1})}{\text{Vol}(\mathbb{S}^n)} |dV_M|$, (Zelditch, 2009).
- Sur \mathbb{S}^2 , $\text{Var}(\text{Vol}(Z_\lambda)) \sim C \ln(\lambda)$, (Wigman, 2010).
- Moyenne des nombres de Betti de Z_λ : encadrement d'ordre $\lambda^{\frac{n}{2}}$, (Gayet – Welschinger, 2014).
- Sous-variétés de codimension r , (L., 2014) :

$$\mathbb{E}[\text{Vol}(Z_\lambda)] \sim C_{n,r} \lambda^{\frac{r}{2}} \text{Vol}(M),$$

$$\text{si } (n-r) \text{ est pair, } \mathbb{E}[\chi(Z_\lambda)] \sim (-1)^{\frac{n-r}{2}} C'_{n,r} \lambda^{\frac{n}{2}} \text{Vol}(M).$$

- Asymptotique d'ordre $\lambda^{\frac{n}{2}}$ pour la moyenne du cycle conormal de Z_λ , (Rivière – Dang, 2015).

Merci de votre attention.



Domaines nodaux aléatoires.

Source : page personnelle de Alex H. Barnett,
<https://math.dartmouth.edu/~ahb/rpws/>.