# Complexité lissée d'enveloppe convexe

Xavier Goaoc (LIGM)

Travail mené avec Olivier Devillers, Marc Glisse et Rémy Thomasse (Inria)











# 1. Questions

- 2. Réponses
- 3. Technique

Décomposition de conv(P) en simplexes

 $(d+1)\mbox{-uplets}$  de points de sphère circonscrite vide



Décomposition de conv(P) en simplexes

(d+1)-uplets de points de sphère circonscrite vide





Complexité d'algorithmes, espace mémoire asymptotique  $V \to \infty$ 

Décomposition de conv(P) en simplexes

(d+1)-uplets de points de sphère circonscrite vide

Nombre d'arêtes d'une triangulation de Delaunay sur V sommets ?

Complexité d'algorithmes, espace mémoire asymptotique  $V \to \infty$ 

Dépends de la position des points.





Décomposition de conv(P) en simplexes

(d + 1)-uplets de points de sphère circonscrite vide

Nombre d'arêtes d'une triangulation de Delaunay sur V sommets ?

Complexité d'algorithmes, espace mémoire asymptotique  $V \to \infty$ 

Dépends de la position des points.

d=2 : Linéaire

 $2V - 3 \le E \le 3V - 6$ 

Formule d'Euler V - E + F = 2Double comptage 3(F-1) + e(CH) = 2E





Décomposition de conv(P) en simplexes

(d+1)-uplets de points de sphère circonscrite vide

Nombre d'arêtes d'une triangulation de Delaunay sur V sommets ?

Complexité d'algorithmes, espace mémoire asymptotique  $V \to \infty$ 

Dépends de la position des points.

d = 2 : Linéaire

 $2V - 3 \le E \le 3V - 6$ 

Formule d'Euler V - E + F = 2Double comptage 3(F - 1) + e(CH) = 2E

d = 3: Entre linéaire et quadratique





L'écart entre linéaire et quadratique est décisif pour de nombreuses applications.





infographie geometric processing CAO

 $V\simeq 10^5~{\rm courant}.$ 

(Image : INRIA Geometrica)

(Image : Nina Amenta)

L'écart entre linéaire et quadratique est décisif pour de nombreuses applications.



(Image : INRIA Geometrica)

(Image : Nina Amenta)

CAO

Constat empirique : E est généralement quasi-linéaire en V pour d = 3.

L'écart entre linéaire et quadratique est décisif pour de nombreuses applications.



Constat empirique : E est généralement quasi-linéaire en V pour d = 3.

Tentatives d'explication... peu concluantes.

\* prise en compte de la densité via distance minimale [Erickson'03][Erickson'05] ou des densités min/max [Attali-Boissonnat'04][Amenta-Attali-Devillers'12]

Pas quasilinéaire, sur-échantillonné.

\* bornes sur l'espérance pour des distributions dans un volume [Dwyer'93], sur un polyhèdre [Golin-Na'03]... ou sur une surface lisse [Attali-Boissonnat-Lieutier'03] [Devillers-Erickson-G'08]...

pas de modèle statistique

Complexité lissée : formulation probabiliste pertinente sans modèle statistique.

$$\mathcal{D}(n,\mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#DT \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right] \\ p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d \\ \operatorname{diam}(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$$

 $\eta_i$  variable aléatoire de loi  $\mu$ .

#DT(P) : nombre d'arêtes de la triangulation de Delaunay de P

Complexité lissée : formulation probabiliste pertinente sans modèle statistique.

$$\mathcal{D}(n,\mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#DT \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right] \\ p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d \\ \operatorname{diam}(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$$

 $\eta_i$  variable aléatoire de loi  $\mu$ .

#DT(P) : nombre d'arêtes de la triangulation de Delaunay de P

#### Exprime le cas le pire après petite perturbation.

Quantifie la résilience des pire cas à perturbation. Petites perturbations plausible dans cadre applicatif : coordonnées tronquées, erreurs de mesures... Amplitude de la perturbation indépendante ou fonction de n. Complexité lissée : formulation probabiliste pertinente sans modèle statistique.

$$\mathcal{D}(n,\mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#DT \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right]$$
$$p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d$$
$$\mathsf{diam}(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$$

 $\eta_i$  variable aléatoire de loi  $\mu$ . #DT(P) : nombre d'arêtes de la triangulation de Delaunay de P

#### Exprime le cas le pire après petite perturbation.

Quantifie la résilience des pire cas à perturbation. Petites perturbations plausible dans cadre applicatif : coordonnées tronquées, erreurs de mesures... Amplitude de la perturbation indépendante ou fonction de n.

Introduite pour expliquer l'efficacité de l'algorithme du simplexe [Spielman-Tang'04]

$$\mathcal{D}(n,\mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#DT \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right]$$
$$p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d$$
$$\mathsf{diam}(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$$

Aucun résultat non trivial sur la complexité lissée de la triangulation de Delaunay.

$$\mathcal{D}(n,\mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#DT \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right]$$
$$p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d$$
$$\mathsf{diam}(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$$

Aucun résultat non trivial sur la complexité lissée de la triangulation de Delaunay.

Exemples de questions pertinentes.

 $\star \ \mu = \mathcal{N}(0, \sigma^2 I_d) \text{ ou } \mu = \mathbf{1}_{\mathbb{B}_d(O, \delta)}.$ 

 $\star$  Cas où  $p_1^*, p_2^*, \ldots, p_n^*$  ont une DT quadratique (ie. sans faire le max).



(Ne pas hésiter à signaler les réponses à goaoc@u-pem.fr)

$$\mathcal{D}(n,\mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#DT \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right]$$
$$p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d$$
$$\mathsf{diam}(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$$

Aucun résultat non trivial sur la complexité lissée de la triangulation de Delaunay.

Exemples de questions pertinentes.

 $\star \ \mu = \mathcal{N}(0, \sigma^2 I_d) \text{ ou } \mu = \mathbf{1}_{\mathbb{B}_d(O, \delta)}.$ 

 $\star$  Cas où  $p_1^*, p_2^*, \ldots, p_n^*$  ont une DT quadratique (ie. sans faire le max).



(Ne pas hésiter à signaler les réponses à goaoc@u-pem.fr)

On a des résultats sur la complexité lissée de l'enveloppe convexe.



## 1. Questions

- 2. Réponses
- 3. Technique

Complexité lissée des enveloppes convexes.

$$S(n,\mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#CH \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right]$$
$$p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d$$
$$diam(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$$

 $\eta_i$  variable aléatoire de loi  $\mu$ .

# CH(P) : nombre de faces (toutes dimensions) de l'enveloppe convexe de P

Deux modèles de perturbation : Gaussien  $\mu = \mathcal{N}(O, \sigma^2 I_d)$  et Euclidien  $\mu = \mathbf{1}_{\mathbb{B}_d(O, \delta)}$ .

Complexité lissée des enveloppes convexes.

$$S(n, \mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#CH \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right]$$
$$p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d$$
$$diam(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$$

 $\eta_i$  variable aléatoire de loi  $\mu$ .

#CH(P): nombre de faces (toutes dimensions) de l'enveloppe convexe de P

Deux modèles de perturbation : Gaussien  $\mu = \mathcal{N}(O, \sigma^2 I_d)$  et Euclidien  $\mu = \mathbf{1}_{\mathbb{B}_d(O, \delta)}$ .

Simulations



 $S(n,\mu) = \max \qquad \mathbb{E} \left[ \#CH \left( p_1^* + \eta_1, p_2^* + \eta_2, \dots, p_n^* + \eta_n \right) \right]$  $p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^* \in \mathbb{R}^d$  $\dim(p_1^*, p_2^*, \dots, p_n^*) \le 1$ 

 $\eta_i$  variable aléatoire de loi  $\mu$ .

#CH(P) : nombre de faces (toutes dimensions) de l'enveloppe convexe de P



## 1. Questions

- 2. Réponses
- 3. Technique

Pour tout sous-ensemble fini 
$$P \subset \mathbb{R}^d$$
  
 $\mathcal{H}(P) = \{P \cap h : h \text{ un demi-espace (fermé) de } \mathbb{R}^d\} \text{ et } \mathcal{H}^{(k)}(P) = \{X \in \mathcal{H}(P) : |X| = k\}$   
 $q \text{ sommet de } CH(P) \Leftrightarrow q \in \mathcal{H}^{(1)}(P)$   
 $\{q, r\} \text{ arête de } CH(P) \Rightarrow \{q, r\} \in \mathcal{H}^{(2)}(P).$   
faces de  $CH(P)$  de dimension  $k \subseteq \mathcal{H}^{(k+1)}(P)$ 

0 0 Pour tout sous-ensemble fini  $P \subset \mathbb{R}^d$ 0  $\mathcal{H}(P) = \{P \cap h : h \text{ un demi-espace (fermé) de } \mathbb{R}^d\} \text{ et } \mathcal{H}^{(k)}(P) = \{X \in \mathcal{H}(P) : |X| = k\}$ 0 q sommet de  $CH(P) \Leftrightarrow q \in \mathcal{H}^{(1)}(P)$  $\{q, r\}$  arête de  $CH(P) \Rightarrow \{q, r\} \in \mathcal{H}^{(2)}(P)$ . faces de CH(P) de dimension  $k \subseteq \mathcal{H}^{(k+1)}(P)$ 

0

0

0

0

Pour tout sous-ensemble fini  $P \subset \mathbb{R}^d$   $\mathcal{H}(P) = \{P \cap h : h \text{ un demi-espace (fermé) de } \mathbb{R}^d\} \text{ et } \mathcal{H}^{(k)}(P) = \{X \in \mathcal{H}(P) : |X| = k\}$   $q \text{ sommet de } CH(P) \Leftrightarrow q \in \mathcal{H}^{(1)}(P)$   $\{q, r\} \text{ arête de } CH(P) \Rightarrow \{q, r\} \in \mathcal{H}^{(2)}(P).$ faces de CH(P) de dimension  $k \subseteq \mathcal{H}^{(k+1)}(P)$ 

0

0

0

0 0 Pour tout sous-ensemble fini  $P \subset \mathbb{R}^d$ 0  $\mathcal{H}(P) = \{P \cap h : h \text{ un demi-espace (fermé) de } \mathbb{R}^d\} \text{ et } \mathcal{H}^{(k)}(P) = \{X \in \mathcal{H}(P) : |X| = k\}$ 0 q sommet de  $CH(P) \Leftrightarrow q \in \mathcal{H}^{(1)}(P)$  $\{q, r\}$  arête de  $CH(P) \Rightarrow \{q, r\} \in \mathcal{H}^{(2)}(P)$ . faces de CH(P) de dimension  $k \subseteq \mathcal{H}^{(k+1)}(P)$  $\mathbb{E}[\#CH(P)] \le \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^{k=d+1} |\mathcal{H}^{(k)}(P)|\right]$ Pour un ensemble aléatoire fini de points  $P \subset \mathbb{R}^d$ 

0

0

0

0

0

Objectif : estimer  $\mathbb{E}[|\mathcal{H}^{(k)}(P)|]$  pour k fixé.

0 Pour tout sous-ensemble fini  $P \subset \mathbb{R}^d$  $\mathcal{H}(P) = \{P \cap h : h \text{ un demi-espace (fermé) de } \mathbb{R}^d\} \text{ et } \mathcal{H}^{(k)}(P) = \{X \in \mathcal{H}(P) : |X| = k\}$ q sommet de  $CH(P) \Leftrightarrow q \in \mathcal{H}^{(1)}(P)$  $\{q, r\}$  arête de  $CH(P) \Rightarrow \{q, r\} \in \mathcal{H}^{(2)}(P)$ . faces de CH(P) de dimension  $k \subseteq \mathcal{H}^{(k+1)}(P)$  $\mathbb{E}[\#CH(P)] \le \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^{k=d+1} |\mathcal{H}^{(k)}(P)|\right]$ Pour un ensemble aléatoire fini de points  $P \subset \mathbb{R}^d$ 

Objectif : estimer  $\mathbb{E}[|\mathcal{H}^{(k)}(P)|]$  pour k fixé.

On construit des triplet (W, C, R) adapté à P

- $\star R$  un ensemble de demi-espaces.
- $\star \; W \subseteq C$  deux sous-ensembles de  $\mathbb{R}^d$
- \* Pour tout  $h \in R$ ,  $h \cap P$  contient  $W \cap P$  ou est contenu dans  $C \cap P$ .

On estime le nombre d'éléments de  $\mathcal{H}^{(k)}(P)$  "produits" par Ren conditionnant sur l'événement  $|W \cap P| \ge k$ .

0

0

0

0

0

0

0

- $\star \; W \subseteq C$  deux sous-ensembles de  $\mathbb{R}^d$
- \* Pour tout  $h \in R$ ,  $h \cap P$  contient  $W \cap P$  ou est contenu dans  $C \cap P$ .

On estime le nombre d'éléments de  $\mathcal{H}^{(k)}(P)$  "produits" par Ren conditionnant sur l'événement  $|W \cap P| \ge k$ .



- $\star \; W \subseteq C$  deux sous-ensembles de  $\mathbb{R}^d$
- \* Pour tout  $h \in R$ ,  $h \cap P$  contient  $W \cap P$  ou est contenu dans  $C \cap P$ .

On estime le nombre d'éléments de  $\mathcal{H}^{(k)}(P)$  "produits" par R en conditionnant sur l'événement  $|W \cap P| \ge k$ .





- $\star W \subseteq C$  deux sous-ensembles de  $\mathbb{R}^d$
- \* Pour tout  $h \in R$ ,  $h \cap P$  contient  $W \cap P$  ou est contenu dans  $C \cap P$ .

On estime le nombre d'éléments de  $\mathcal{H}^{(k)}(P)$  "produits" par Ren conditionnant sur l'événement  $|W \cap P| \ge k$ .



Ajuster les profondeurs de W et C afin que  $\mathbb{E}[W \cap P] = k \log n$  et  $\mathbb{E}[C \cap P] = O(\log n)$ Borne de Chernoff  $\Rightarrow W$  contient k points avec forte probabilité

- $\star \ W \subseteq C$  deux sous-ensembles de  $\mathbb{R}^d$
- \* Pour tout  $h \in R$ ,  $h \cap P$  contient  $W \cap P$  ou est contenu dans  $C \cap P$ .

On estime le nombre d'éléments de  $\mathcal{H}^{(k)}(P)$  "produits" par Ren conditionnant sur l'événement  $|W \cap P| \ge k$ .



Ajuster les profondeurs de W et C afin que  $\mathbb{E}[W \cap P] = k \log n$  et  $\mathbb{E}[C \cap P] = O(\log n)$ Borne de Chernoff  $\Rightarrow W$  contient k points avec forte probabilité

- $\star \; W \subseteq C$  deux sous-ensembles de  $\mathbb{R}^d$
- \* Pour tout  $h \in R$ ,  $h \cap P$  contient  $W \cap P$  ou est contenu dans  $C \cap P$ .

On estime le nombre d'éléments de  $\mathcal{H}^{(k)}(P)$  "produits" par Ren conditionnant sur l'événement  $|W \cap P| \ge k$ .

#### Exemple : perturbation euclidienne des sommets du *n*-gone



Ajuster les profondeurs de W et C afin que  $\mathbb{E}[W \cap P] = k \log n$  et  $\mathbb{E}[C \cap P] = O(\log n)$ Borne de Chernoff  $\Rightarrow W$  contient k points avec forte probabilité Nombre d'éléments de  $\mathcal{H}^{(k)}(P)$  produits par R est  $O(\log^k n)$ . Variante des *economic cap covers* [Bárány-Larman'88] reliant polytope aléatoires et corps flottants. Avantage : "locale en R".



### En réalité...

- $\star$  "surcharge" des W (pour Chernoff)  $\Rightarrow \log n$  en excès.
- $\star$  se corrige par une hiérarchie de triplets  $(W^j, C^j, R)$ .
- \* bornes de complexité lissées via argument de chargement.



# Merci de votre attention.