

# Mésoschallenge 2014: Biodiversiton

Y. Laizet, A. Moreau, J.-M. Frigerio, Ph. Chaumeil, P. Gay, P. Ramet,  
D. Sherman, A. Franc

Equipe Pleiade, INRIA/INRA, Bordeaux

JSCIA, 24 mars 2015

- 1 Contexte de biodiversité : en quoi les objets biologiques sont-ils différents ?
- 2 Quels sont les patterns et motifs, locaux et globaux ?
- 3 Domaine de l'évolution et l'écologie des communautés
- 4 Travaux sur les arbres de la forêts guyanaise
- 5 Génomes comme empreinte moléculaire de l'évolution
- 6 Pas de processus fonctionnels

- 1 Taxonomie moléculaire
- 2 Chaque individu a un *attribut* : une séquence (un mot de 500 lettres, alphabet de 4 lettres  $w \in \{A, T, C, G\}^n$ )
- 3 Histoire inférée par des phylogénies moléculaire (Tree of life)
- 4 Modèles statistiques atteignent leurs limites si  $10^4 \sim 10^3$  individus (ML, bayésien)
- 5 Travail sur des distances
- 6 Distance d'édition (Levenstein, 1965)

- 1 Taxonomie moléculaire
- 2 Chaque individu a un *attribut* : une séquence (un mot de 500 lettres, alphabet de 4 lettres  $w \in \{A, T, C, G\}^n$ )
- 3 Histoire inférée par des phylogénies moléculaire (Tree of life)
- 4 Modèles statistiques atteignent leurs limites si  $10^4 \sim 10^3$  individus (ML, bayésien)
- 5 Travail sur des distances
- 6 Distance d'édition (Levenstein, 1965)

## Question

Quelle est la forme d'un nuage de points ?

*Distance geometry, machine learning, manifold learning, ...*

# Multidimensional Scaling : le problème

- ▶ Soit un ensemble  $V = \{1, n\} \subset \mathbb{N}$  de  $n$  objets
- ▶ Les distances deux à deux sont donnés :  $d(i, j) := d_{ij}$
- ▶ On se donne un entier  $r < n$
- ▶ On cherche  $n$  points  $x_i \in \mathbb{R}^r$  tels que

$$d_x(i, j) := \|x_i - x_j\| \simeq d_{ij} \quad (1)$$

## Résultat

*Il existe une solution exacte : méthode spectrale*

voir Izenman, 2007, Modern Multivariate Statistical Techniques

## Remarque

*Il est possible de reconstruire  $\langle x_i, x_j \rangle$  à partir des  $d_x(i, j) = \|x_i - x_j\|$ .*

---

### Algorithm 1 pseudocode for Multidimensional Scaling

---

- 1: compute  $C_{ij} = -\frac{1}{2}(d_{ij}^2 - d_i^2 - d_j^2 + d_{..}^2)$ ,  $1 \leq i, j \leq n$
  - 2: compute  $x_k$  :  $Cx_k = \lambda_k x_k$
  - 3:  $X = (x_k)_k$
  - 4:  $L = \text{diag}(\sqrt{\lambda_k})_k$
  - 5:  $Y = XL$
-

- ▶ MDS : minimisation de la valeur absolue des écarts
- ▶ NLM (Sammon, 1969) : poids faible sur les distances grandes : minimisation sur les valeurs relatives
- ▶ Fonction à minimiser :

$$\phi = \frac{1}{c} \sum_{i < j} \frac{[d_{ij} - d_x(i, j)]^2}{d_{ij}} \quad (2)$$

où  $c$  est une constante de normalisation

# Nonlinear mapping : formalisation

- On se donne un tableau de distances

$$D = [d_{ij}]_{i,j=1\dots n} \quad (3)$$

et une fonction objectif

$$\phi = \sum_{i < j} \omega(d_{ij}) [d_{ij} - d_x(i, j)]^2 \quad (4)$$

## Problème

<i>D</i>	<i>étant donné</i>	
<i>p</i>	<i>étant donné</i>	
<i>ω</i>	<i>étant donné</i>	(5)
<i>trouver</i>	$X = \{x_1, \dots, x_n\} \subset \mathbb{R}^p$	
<i>tel que</i>	$\phi$ <i>minimal</i>	

- ▶ On peut définir

$$\begin{aligned}\phi(X) &= 2 \sum_{i < j} \omega(d_{ij}) [d_{ij} - \|x_i - x_j\|]^2 \\ &= \sum_i \phi_i(x_i) \quad \phi_i(x) = \sum_{j \neq i} \omega(d_{ij}) [d_{ij} - \|x - x_j\|]^2\end{aligned}\tag{6}$$

- ▶ Mais ...ce diagramme n'est pas commutatif

$$\begin{array}{ccc}(\dots, x_i, \dots, x_j \dots) & \xrightarrow{t+1} & (\dots, x_i, \dots, x'_j \dots) \\ \downarrow t+1 & \searrow & \downarrow t+2 \\ (\dots, x'_i, \dots, x_j \dots) & \xrightarrow{t+2} & (\dots, x''_i, \dots, x''_j \dots)\end{array}$$

---

## Algorithm 2 pseudocode for sequential optimisation

---

- 1: Sequential optimization
  - 2: **for**  $t = 1$  to  $s$  **do**
  - 3:   **for**  $i = 1$  to  $n$  **do**
  - 4:     select  $x_i$
  - 5:     compute  $\nabla_i = \nabla\phi|_{x_i}$
  - 6:     find  $\alpha$  such that  $\phi_i(x_i + \alpha\nabla_i)$  minimum
  - 7:     update  $x_i \leftarrow x_i + \alpha\nabla_i$
  - 8:   **end for**
  - 9: **end for**
-

- ▶ remplacer

$$\phi_i(x) = \sum_{j \neq i} \omega(d_{ij}) [d_{ij} - \|x - x_j\|]^2 \quad (7)$$

par

$$\phi_i(x) = \sum_{0 < d_{ij} < \theta} \omega(d_{ij}) [d_{ij} - \|x - x_j\|]^2 \quad (8)$$

- ▶ Alors, si  $d_{ij} > \theta$ , le diagramme est commutatif, et  $(i, j)$  peuvent être optimisés en parallèle (si  $d_x(i, j) > \theta$ )

Un exemple de parallélisation MPI avec les mathématiques discrètes

- 1 partition : choisir quels points envoyer en parallèle ou non
- 2 distribution : allouer les points aux cœurs
- 3 équilibre des charges

- ▶ On définit un seuil  $\epsilon$  et on en déduit  $\theta$  tel que

$$d_{ij} > \theta \implies \omega(d_{ij})[d_{ij} - d_x(i,j)]^2 < \epsilon \quad (9)$$

- ▶ On construit deux graphes  $G = (V, E)$  et  $G' = (V, E')$  où

- 1  $V$  est l'ensemble des points  $V = \{1, n\}$
- 2  $i \sim j$  dès que  $d_{ij} > \theta$  pour  $G$ ,  $d_{ij} < \theta$  pour  $G'$ ,

- ▶ Alors, si  $i \sim j$  dans  $E$ , on peut envoyer  $i$  et  $j$  en parallèle sur deux cœurs différents. De même un ensemble formé de un point par composante connexe de  $G'$ .

## Résultat

*S'il existe une clique de  $m$  points dans  $G$ , alors, on peut envoyer  $m$  points en parallèle sur  $m$  cœurs. De même s'il existe  $m$  composantes connexes dans  $G'$*

# Partition par coloriage

- ▶ Cette partition est non optimale (cliques trop restrictives, et  $G'$  peut être connexe par linkage avec des points très éloignés).

## Remarque

*Il existe un lien avec le coloriage de graphes : trouver le nombre minimal de couleurs telles que deux sommets reliés par un lien sont de couleurs différentes*

- ▶ Si deux points sont de même couleur, alors ils peuvent être envoyés en parallèle

## Procédure

- 1 Identifier les composantes connexes de  $G'$
- 2 Colorier chaque composante connexe
- 3 Envoyer en parallèle une couleur complète de chaque composante

## Definition

Une *coloration* d'un graphe est une partition des sommets en ensembles deux à deux non adjacents. Le *nombre chromatique d'un graphe* est le nombre minimal d'éléments d'une coloration. Il est noté en général  $\chi(G)$ .

## Remarque

*Trouver une coloration d'un graphe est un problème NP-complet.*

► Il existe en revanche des algorithmes approchés quadratiques. Un algorithme glouton permet de trouver une coloration avec  $d + 1$  composantes si  $d$  est le degré maximal dans  $G$ .

---

**Algorithm 3** pseudocode for parallel optimisation

---

- 1: Have  $D = (d_{ij})_{i,j}$
- 2: Build  $G = (V, E) : i \sim j \implies d(i, j) < \theta$
- 3: Compute the connected components  $= (C_1, \dots, C_m)$
- 4: Compute a minimal coloration  $C_k = \bigsqcup_{j \leq K} K_{kj}$
- 5: set  $X = (x_1^0, \dots, x_n^0)$  (Initialize by *MDS*)
- 6: **for**  $t = 1$  to  $s$  **do**
- 7:   distrib =  $\emptyset$
- 8:   **for**  $k = 1$  to  $K$  **do**
- 9:     **for**  $a = 1$  to  $m$  **do**
- 10:        $X_{ak} = \{x_i \in C_a : \kappa(x_i) = k\}$
- 11:       distrib = distrib  $\cup X_{ak}$
- 12:     **end for**
- 13:   **end for**
- 14:   mpiexec -np N optimize [param]
- 15: **end for**

## ► Ce qui a été fait

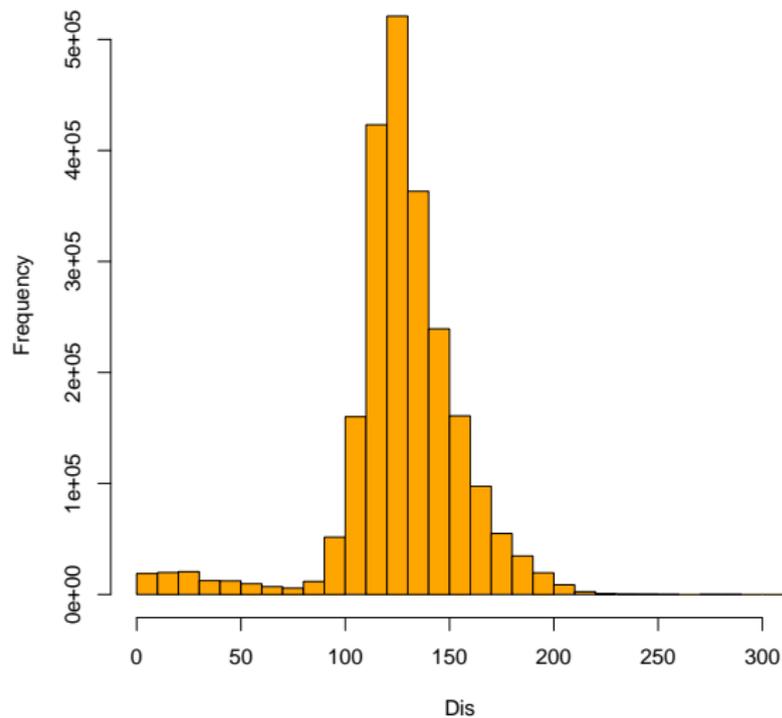
- 1 Poser le problème
- 2 Résoudre l'optimisation pour un point
- 3 Algorithme d'optimisation en séquentiel (moindres carrés alternés)
- 4 Paralléliser le code sur les points
  - 1 partition des points selon une coloration
  - 2 construire une distribution
  - 3 écrire un code en MPI-python

## ► Ce qui reste à faire

- 1 Equilibrer la distribution
- 2 Accélérer l'optimisation pour un point
- 3 Calculer la partition à chaque étape sur  $d_x(i, j)$  et non une fois pour toute sur  $d(i, j)$
- 4 Utiliser la hiérarchie cœurs / nœuds pour écrire une partie en open-MP (mémoire partagée)

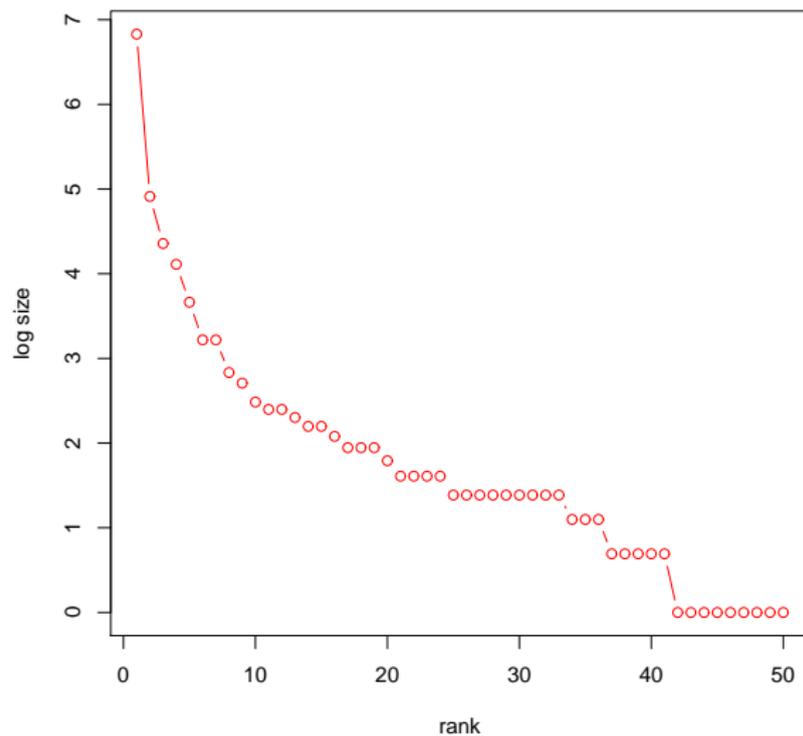
# Histogramme des distances

Pairwise distances



# Taille des composantes connexes

50 connected components

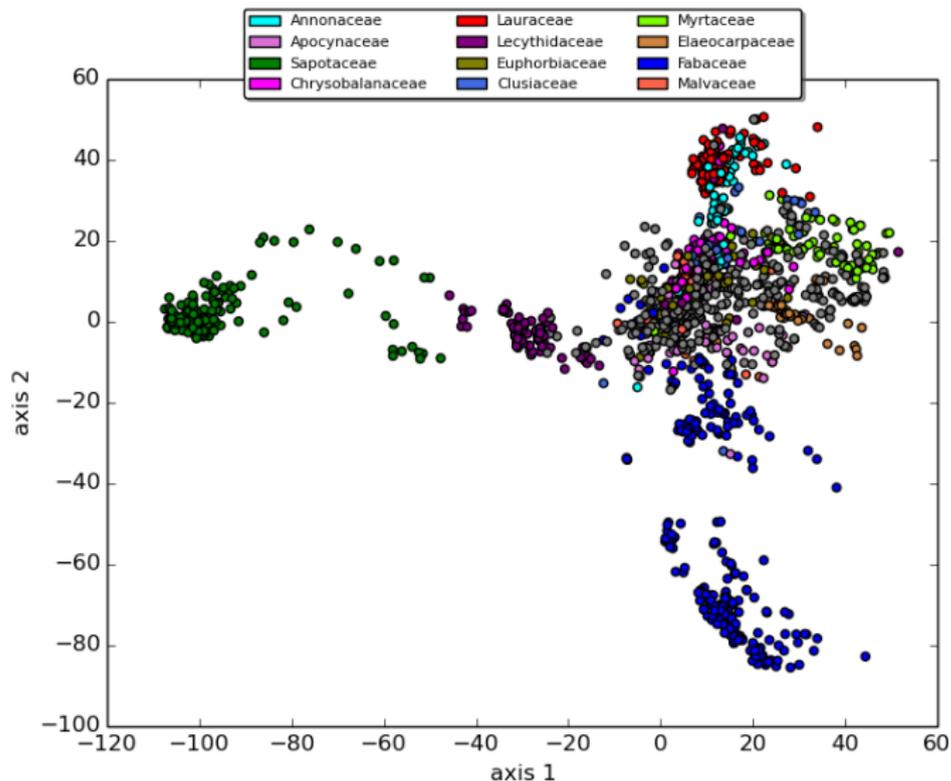


## Apport : développement

Mise au point du code plus que calcul intensif

- 1 Pas de calcul très intensif actuellement (reste du niveau de la queue habituelle Tier 2 en nombre de CPU et *wall clock*)
- 2 Mais accès prioritaire d'une partie de la machine pour la mise au point des codes
- 3 Perspective de passage à l'échelle sur Tier 1 (plus grands jeux de données)

# Taxonomie : MDS sur 1500 arbres de Guyane



# Taxonomie : NLM sur 1500 arbres de Guyane

