

On s'intéresse dans ce TP au calcul de la paire de points la plus proche dans un nuage de points du plan. Après un premier algorithme naïf, on rappelle la stratégie “**diviser pour régner**” permettant d'écrire un algorithme efficace.

**Remarque** : cet algorithme est explicitement cité dans le programme comme un des exemples d'algorithmes “diviser pour régner”.

**Fichier annexe.** Un fichier `fenelon_tp17_eleve.ml` est à télécharger sur la page web du cours. Il contient notamment les fonctions utilitaires suivantes :

- `rd_couple ()` et `rd_nuage n` renvoient respectivement un couple aléatoire de flottants dans  $[0,1000]^2$  et un tableau de  $n$  tels couples. Vous pourrez utiliser ces fonctions pour tester vos programmes.
- les fonctions `round x`, `trace_nuage tab` et `coloration p q` sont également utiles pour les tests. `trace_nuage` permet de tracer le nuage de points à l'écran (**ne pas fermer la fenêtre graphique qui s'ouvre automatiquement**), et `coloration p q` permet de tracer deux points en rouge et bleu, un peu plus gros.
- Quelques tableaux sont également définis pour vérifier vos fonctions comme dans l'énoncé.

## 1 Mise en place et résolution du problème par un algorithme naïf

1. Écrire une fonction `distance : float * float -> float * float -> float`, prenant en arguments deux couples de flottants et calculant la distance qui les sépare.

**Rappel** : `sqrt` donne la racine carrée, et les opérateurs et constantes sur les flottants doivent avoir des “points”.

```
# distance tab1.(0) tab1.(1) ;;
- : float = 614.46354476567921
```

2. En déduire une fonction permettant de rechercher les points les plus proches dans un nuage de points : `plus_proche_naif : (float * float) array -> (float * float) * (float * float)`.

```
# plus_proche_naif tab1 ;;
- : (float * float) * (float * float) =
((137.952822280455479, 579.517066764289893),
 (136.342566575285474, 698.315452710874752))
```

La complexité de cet algorithme est en  $\mathcal{O}(n^2)$  (normalement), la suite est dédiée à l'écriture de l'algorithme efficace en  $\mathcal{O}(n \log n)$ .

## 2 Le tri fusion pour les tableaux

On écrit ici le tri fusion pour les **tableaux**. Le principe est le même que celui pour les listes :

- si le tableau à trier possède au plus un élément, on le renvoie à l'identique ;
- sinon, on le coupe en deux parties de même taille (à un élément près), on trie récursivement les deux parties, et on fusionne le résultat en un tableau trié.

3. Écrire une fonction `fission : 'a array -> 'a array * 'a array` prenant en argument un tableau et renvoyant un couple de tableaux (on coupe en deux). Avec  $n$  la taille du tableau, les deux éléments du couple seront de taille  $\lfloor n/2 \rfloor$  et  $\lceil n/2 \rceil$ .

**Rappel** : en OCaml, `/` est la division entière, et `Array.sub t i k` renvoie le sous-tableau de `t` de taille `k` démarrant à l'indice `i`.

```
# fission tab_int ;;
- : int array * int array = ([|2; 50; 13; 8; 2; 12|], [|48; 16; 10; 46; 81; 21; 30|])
```

La fonction de fusion est un peu plus compliquée. On pourra supposer que l'on ne fusionne que des tableaux non vides (ce sera le cas en pratique). De plus, dans l'optique de trier notre nuage de points suivant les abscisses ou les ordonnées, notre fonction (et la fonction `tri_fusion`) prendra en paramètre une fonction de tri, de la forme `inf : 'a -> 'a -> bool`. On a `inf x y` lorsque  $x \leq y$  pour l'ordre choisi.

4. Écrire une fonction `fusion : 'a array -> 'a array -> ('a -> 'a -> bool) -> 'a array`, prenant en arguments deux tableaux non vides, de tailles  $n_1$  et  $n_2$ , supposés triés dans l'ordre croissant (pour la fonction de tri), et renvoyant un nouveau tableau, de taille  $n_1 + n_2$ , contenant les éléments de `t1` et `t2` triés dans l'ordre croissant. Attention à ne pas faire de dépassement d'indices, et à faire les choses correctement. Dans l'idée, on maintiendra deux références vers des entiers (indices dans `t1` et `t2`) pour comparer les éléments et récupérer le plus petit. Traiter par exemple le cas où l'un des deux tableaux a entièrement été recopié à part.

```
# fusion [|0;2;3;8|] [|1;5;7;9;11|] (fun x y -> x<=y) ;;
- : int array = [|0; 1; 2; 3; 5; 7; 8; 9; 11|]
# fusion [|10;4|] [|5;3;1|] (fun x y -> x>=y) ;;
- : int array = [|10; 5; 4; 3; 1|]
```

5. En déduire une fonction `tri_fusion : 'a array -> ('a -> 'a -> bool) -> 'a array` permettant de trier un tableau dans l'ordre croissant pour la fonction de tri (et renvoyant un nouveau tableau).

```
# tri_fusion tab_int (fun x y -> x<=y) ;;
- : int array = [|2; 2; 8; 10; 12; 13; 16; 21; 30; 46; 48; 50; 81|]
# tri_fusion tab_int (fun x y -> x>=y) ;;
- : int array = [|81; 50; 48; 46; 30; 21; 16; 13; 12; 10; 8; 2; 2|]
```

Dans la suite, on aura à trier le nuage de points pour les ordres lexicographiques  $\preceq_x$  et  $\preceq_y$  suivants :

- $(a, b) \preceq_x (c, d)$  si et seulement si  $a < c$  ou  $(a = c \text{ et } b \leq d)$
- $(a, b) \preceq_y (c, d)$  si et seulement si  $b < d$  ou  $(b = d \text{ et } a \leq c)$

6. Définir deux fonctions `inf_x` et `inf_y` associées à ces ordres.

Vérifier que `tri_fusion tab1 inf_x` (resp. `tri_fusion tab1 inf_y`) est un tableau croissant sur la première (resp. deuxième) coordonnée.

### 3 Implémentation de l'algorithme efficace

L'algorithme efficace consiste à faire un précalcul : on duplique le nuage de points `t` en deux tableaux `tx` et `ty`, triés pour les ordres précédents. L'algorithme récursif prend en arguments deux tels tableaux, contenant les mêmes points mais triés différemment.

- si les deux tableaux possèdent moins de 6 éléments (le 6 est assez arbitraire), on résout le problème à l'aide de l'algorithme naïf établi précédemment, appelé au choix sur `tx` ou `ty`;
- sinon, on sépare les points en deux parties égales (à un élément près...) situées de part et d'autre d'une droite verticale d'équation  $x = x_0$  : les éléments situés à gauche sont placés dans deux tableaux `txg` et `tyg`, triés respectivement pour les relations  $\preceq_x$  et  $\preceq_y$ . Il en va de même pour les éléments situés à droite qu'on place dans deux tableaux `txd` et `tyd`.
- on applique récursivement l'algorithme pour déterminer la distance minimale  $d_g$  (resp.  $d_d$ ) dans la partie gauche (resp. droite), et les couples de points associés;
- on détermine un couple de points situés de part et d'autre de la droite  $x = x_0$ , qui minimise la distance entre les points situés de part et d'autre de la droite  $x = x_0$ , si celle-ci est inférieure aux deux distances  $d_g$  et  $d_d$ . Il n'y a plus qu'à renvoyer le couple de points qui minimise la distance. Faire ceci efficacement est un peu subtil.

Dans la suite, on découpe le travail à l'aide de quelques fonctions.

**Remarque.** On ne travaille qu'avec des couples de flottants aléatoires, en pratique les nuages considérés sont constitués de points distincts (et même de points à coordonnées toutes distinctes).

7. Écrire une fonction `decoupage` : `'a array -> 'a array * 'a array` prenant en argument le tableau `tx` trié pour  $\preceq_x$  et le scindant en deux (avec  $n$  la taille de `tx`, les deux morceaux seront de taille  $\lfloor n/2 \rfloor$  et  $\lceil n/2 \rceil$ ). On utilisera `Array.sub`.

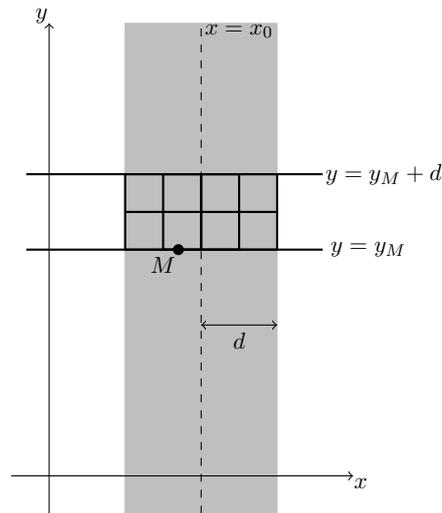
```
# decoupage tab1x ;;
- : (float * float) array * (float * float) array =
([|(136.342566575285474, 698.315452710874752);
  (137.952822280455479, 579.517066764289893);
  (186.89530977266773, 283.014495971758549);
  (345.004922664389085, 939.068336631267471)|],
 [| (466.113061566003125, 188.103956342865786);
  (745.24288848465, 673.134497490137164);
  (891.680623462061476, 287.663161181994212);
  (944.098271788395095, 410.935431876780797)|])
```

En notant `txg` et `txd` les deux tableaux précédents, on considère  $c$ , le premier couple du tableau `txd`. Le but est maintenant d'obtenir les tableaux `tyg` et `tyd`, contenant les mêmes éléments que `txg` et `txd`, mais triés pour l'ordre  $\preceq_y$ . Utiliser à nouveau le tri fusion ici est mauvais en terme de complexité : il suffit d'exploiter que `ty` est déjà trié, pour répartir ses éléments en deux tableaux de taille  $\lfloor n/2 \rfloor$  et  $\lceil n/2 \rceil$  : les éléments de `tyg` sont les éléments  $a$  vérifiant  $a \prec_x c$ , ceux de `tyd` vérifiant  $a \succeq_x c$ .

8. Écrire `reparti` : `('a * 'b) array -> 'a * 'b -> ('a * 'b) array * ('a * 'b) array` prenant en arguments un tableau `ty` trié pour  $\preceq_y$ , et un couple  $c$  du tableau. En notant  $n$  la taille du tableau, on suppose que  $c$  est le couple d'indice  $m = \lfloor n/2 \rfloor$  du tableau `tx` associé. Votre fonction devra avoir une complexité  $\mathcal{O}(n)$  et renverra un couple de deux tableaux `tyg` et `tyd`.

```
# reparti tably tab1x.(4) ;;
- : (float * float) array * (float * float) array =
([|(186.89530977266773, 283.014495971758549);
  (137.952822280455479, 579.517066764289893);
  (136.342566575285474, 698.315452710874752);
  (345.004922664389085, 939.068336631267471)|],
 [| (466.113061566003125, 188.103956342865786);
  (891.680623462061476, 287.663161181994212);
  (944.098271788395095, 410.935431876780797);
  (745.24288848465, 673.134497490137164)|])
```

À présent, on peut par un appel récursif calculer les distances  $d_g$  et  $d_d$  entre les points les plus proches dans les parties gauche et droite du nuage. En notant  $x_0$  la moyenne des abscisses entre le dernier point de `txg` et le premier de `txd`, et  $d = \min(d_g, d_d)$ , on a vu en cours qu'on pouvait se restreindre à la bande verticale d'équation  $x \in [x_0 - d, x_0 + d]$  pour chercher deux points du nuage à une distance strictement inférieure à  $d$ . (voir figure suivante).



9. Écrire `extrait_bande : (float * 'a) array -> float -> float -> (float * 'a) array`, telle que `extrait_bande ty x0 d` extrait du tableau `ty` les points de la bande d'abscisse  $x \in [x_0 - d, x_0 + d]$ . Ils seront ainsi triés par ordonnée croissante. On pourra utiliser une référence vers une liste ou bien une fonction auxiliaire récursive utilisant une liste comme accumulateur, ainsi que la fonction `Array.of_list` (convertissant une liste en tableau). On fera attention à ne pas remplir la liste "à l'envers".

```
# extrait_bande tably 400. 100. ;;
- : (float * float) array =
[|(466.113061566003125, 188.103956342865786);
 (345.004922664389085, 939.068336631267471)|]
```

10. On note `tb` le tableau renvoyé par la fonction précédente. Montrer qu'il suffit pour un indice  $i$  donné d'examiner seulement les points d'indice dans  $\llbracket i + 1, i + 7 \rrbracket$ .

**Indication :** on pourra remarquer que, sur la figure ci-dessus, chaque petit carré de côté  $d/2$  ne peut contenir qu'au plus un point du nuage.

11. Écrire `parcours_bande : (float * float) array -> float -> float * int * int` prenant en arguments le tableau des points de la bande, et la distance  $d = \min(d_g, d_d)$ . La fonction renvoie un triplet  $(d_2, i, j)$  tel que :

- s'il y a dans la bande deux points de distance  $< d$ , alors  $d_2$  sera le minimum des distances entre deux points de la bande, et  $i$  et  $j$  les indices correspondants dans le tableau `tb`;
- sinon, on aura  $d_2 \geq d$  et  $i$  et  $j$  seront arbitraires.

On prendra garde à ne pas faire de dépassement d'indice. En particulier, il se peut que la bande ait 0 ou 1 élément, il ne faut donc pas accéder à un élément qui n'existe pas.

```
# parcours_bande tb1 1000. ;;
- : float * int * int = (760.667260877024887, 0, 1)
# parcours_bande [[]] 100. ;;
- : float * int * int = (101., 0, 1)
```

On impose une complexité  $\mathcal{O}(n_b)$  avec  $n_b$  le nombre de points de la bande.

12. On a maintenant tout ce qu'il faut pour écrire l'algorithme final. Écrire une fonction `plus_proche_efficace : (float * float) array -> (float * float) * (float * float)` prenant en argument un nuage de points et renvoyant le couple de points du nuage minimisant la distance. On pourra par exemple utiliser une fonction auxiliaire interne, travaillant sur `tx` et `ty`.
13. Faites des tests avec les fonctions fournies à la fin du fichier `fenelon_tp17_eleve.ml` (chez moi, pour 10000 points, l'algorithme naïf calcul la plus petite distance en 1.97 secondes, et l'algorithme efficace en 0.02 s).