

Rapport de projet OS01

TRAN QUOC NHAT HAN & ADRIEN WARTELLE

6 décembre 2018

Sommaire

1	Calcul d'un arbre de longueur minimale	2
1.1	Structures de données principales	2
1.1.1	Point	2
1.1.2	dist2 : Table de distances	2
1.1.3	network : L'arbre à construire	2
1.2	Algorithmes implémentés	2
1.2.1	Naive	2
1.2.2	Improved	3
1.2.3	Best	4
1.3	Exécution, mesure et visualisation	5
2	Plannification de production d'huiles	8
2.1	Modèle 1	8
2.2	Modèle 2	9
3	Annexe	10
3.1	Visualisation de l'arbre	10

1 Calcul d'un arbre de longueur minimale

Basé sur le principe de Prim, nous proposons 3 algorithmes que nous appelons respectivement *Naive*, *Improved* et *Best*.

Pour la consistance entre le code et le rapport, nous conservons les noms de variables (qui sont anglais dans le code actuel).

1.1 Structures de données principales

1.1.1 Point

Un point est défini un couple de réels positifs (x, y) majorés par `maxX` et `maxY` respectivement.

De même, nous définissons le racine (`root`) avec les coordonnées $(0, 0)$.

Les points entrées sont lus et enregistrés au tableau `inputPoints`. Le racine est mis par défaut à `inputPoints[0]`.

Désormais, tous les autres variables dans le programme utiliseront la position du point dans `inputPoints` au lieu de recopier les valeurs de coordonnées, afin d'économiser la mémoire.

1.1.2 dist2 : Table de distances

En général, dans 3 approches, nous calculons leurs distances et stockons en avance dans un tableau `dist2` afin d'éviter de recalculer les distances entre les points à chaque itération.

`dist2[i][j]` est la distance *en carré* entre l'*i*-ième point et l'*j*-ième point. Notons que l'opération racine est coûteuse et $0 < x < y \Leftrightarrow x^2 < y^2$. Par conséquence, comparer deux distances de couples (i_1, j_1) et (i_2, j_2) revient à comparaison de `dist2[i1][j1]` et `dist2[i2][j2]`.

1.1.3 network : L'arbre à construire

Cet arbre consiste d'un registre des points ajoutés (`vertex`) accompagné avec le compteur `n`, d'un registre des branches créés (`edge`) accompagné avec le compteur `m`, et un compteur de longueur total (`totalLength`).

1.2 Algorithmes implémentés

N dénote le nombre de points entrées.

Cet arbre devra contenir exactement N branche. Chaque algorithme propose une approche différente à la recherche de nouvelle minimale branche.

1.2.1 Naive

L'algorithme *Naive* cherche franchement, à chaque itération, dans le tableau `dist2` le distance (i, j) le plus court tel que $i \in \text{network}$ et $j \notin \text{network}$, puis il ajoute j et sa liaison (i, j) au `network`.

La détection de l'attache à l'arbre est faite par le tableau booléen `inTree` : `inTree[i]` vaut `true` si l'*i*-ième point appartient à `network`, et sinon `false`.

Algorithme 1 : Algorithme Naive

```
// L'ajout de la branche i-ième
1 pour  $i$  allant de 1 à  $N$  faire
    // Initialisation
2    $newEdgeStart \leftarrow 0$ ;
3    $newEdgeEnd \leftarrow -1$ ;
4    $dist2Min \leftarrow maxX^2 + maxY^2$ ;
5   pour  $j$  allant de 0 à  $N$  faire
      // Recherche d'un point de début
6     si  $j \in network$  alors
          // Recherche d'un point de fin
7       pour  $k$  allant de 0 à  $N$  faire
9         si  $k \neq j$  et  $k \notin network$  alors
12        si  $dist2[j][k] < dist2Min$  alors
13           $newEdgeStart \leftarrow j$ ;
14           $newEdgeEnd \leftarrow k$ ;
15           $dist2Min = dist2[j][k]$ ;
16        fin
17      fin
18    fin
19  fin
20 fin
    Ajouter  $newEdgeEnd$  au  $network$ ;
    Ajouter la branche  $(newEdgeStart, newEdgeEnd)$  au  $network$ ;
```

Comme nous avons 3 boucles embriquées parcourant de 1 ou 0 à N , la complexité d'algorithme est donc $O(N^3)$.

1.2.2 Improved

Amélioré de *Naive*, *Improved* utilise le tableau `orderedPoints` pour stocker les points entrées dans l'ordre d'ajoute au `network`. C'est-à-dire, si `network` possède déjà n points, le point `orderedPoints[i]`-ième est ajouté au `network` ($i = 0, n - 1$), la reste est dehors.

Algorithme 2 : Algorithme Improved

```
// L'ajout de la branche i-ième
1 pour  $i$  allant de 1 à  $N$  faire
    // Initialisation
2    $newEdgeStart \leftarrow 0$ ;
3    $newEdgeEnd \leftarrow -1$ ;
4    $dist2Min \leftarrow maxX^2 + maxY^2$ ;
5   pour  $j$  allant de 0 à  $network.n - 1$  faire
      // Grace à la définition de orderedPoints
      // Recherche d'un point de début est réduit à
      // orderedPoints[0] jusqu'au
      // orderedPoints[ $network.n - 1$ ]
6      $inNode \leftarrow orderedPoints[j]$ ;
7     si  $j \in network$  alors
        // Recherche d'un point de fin est réduit à
        // orderedPoints[ $network.n$ ] jusqu'au
        // orderedPoints[ $N$ ]
8         pour  $k$  allant de  $network.n$  à  $N$  faire
9              $outNode \leftarrow orderedPoints[k]$ ;
10            si  $dist2[inNode][outNode] < dist2Min$  alors
11                 $newEdgeStart \leftarrow j$ ;
12                 $newEdgeEnd \leftarrow k$ ;
13                 $dist2Min = dist2[inNode][outNode]$ ;
14            fin
15        fin
16    fin
17    Ajouter orderedPoints[ $newEdgeEnd$ ] au network;
18    Ajouter orderedPoints[ $newEdgeEnd$ ] au fin des points
    intérieurs de orderedPoints;
19    Ajouter la branche
    (orderedPoints[ $newEdgeStart$ ], orderedPoints[ $newEdgeEnd$ ])
    au network;
20 fin
21 fin
```

Bien que le nombre d'éléments à parcourir de 2 boucles intérieures a diminué 2 fois, la complexité de cet algorithme reste $O(N^3)$.

1.2.3 Best

La version meilleure utilise le tableau **nearestNetworkNeighbor** indiquant le voisin le plus proche du point j -ième. Le tableau est mis à jour de manière sélective pendant chaque itération, grâce à la variable **newestNode**, qui stocke le point récemment ajouté.

Algorithme 3 : Algorithme Best

```
// L'ajout de la branche i-ième
1 pour  $i$  allant de 1 à  $N$  faire
    // Initialisation
2    $newEdgeStart \leftarrow 0$ ;
3    $newEdgeEnd \leftarrow -1$ ;
4    $dist2Min \leftarrow maxX^2 + maxY^2$ ;
5   pour  $j$  allant de 0 à  $N$  faire
      // Recherche d'un point de fin
6     si  $j \notin network$  alors
        // Mettre à jour le voisin le plus proche de  $j$ 
        // en comparant le  $newestNode$  et
        //  $nearestNetworkNeighbor[j]$ 
7       si  $dist2[newestNode][j] < dist2[nearestNetworkNeighbor[j]][j]$ 
          alors
8          $nearestNetworkNeighbor[j] = newestNode$ ;
9       fin
        // Chercher la branche la plus courte
10      si  $dist2[nearestNetworkNeighbor[j]][j] < dist2Min$  alors
11         $dist2Min = dist2[nearestNetworkNeighbor[j]][j]$ ;
12         $newEdgeStart = nearestNetworkNeighbor[j]$ ;
13         $newEdgeEnd = j$ ;
14      fin
15    fin
16    Ajouter  $newEdgeEnd$  au  $network$ ;
17    Ajouter la branche ( $newEdgeStart, newEdgeEnd$ ) au  $network$ ;
18  fin
19 fin
```

A l'aide de $newestNode$ et $nearestNetworkNeighbor$, nous économisons un boucle, résultant la complexité de l'ordre $O(N^2)$, qui est le meilleur possible selon les calculs démontrés de Prim.

1.3 Exécution, mesure et visualisation

En utilisant *MersenneTwister.h*, nous générons des jeux de données de tailles différentes : $N = 5, 10, 100, 200, 500, 1000, 10000$.

Spec de l'ordinateur à tester : Lenovo Y520, Intel(R) Core(TM) i7-7700HQ, CPU@2.8GHz(8CPUs), RAM 8192MB.

N	Naive	Improved	Best
5	0,014587	0,003282	0,013128
10	0,026986	0,004011	0,010211
100	2,920300	0,233755	0,050324
200	5,043060	1,77413	0,163373
500	161,429000	28,331	3,527840
1000	1169,760000	265,508000	4,60399
10000	> 60000	>60000	402,536000

TABLE 1 – Table de temps d'exécution (ms)

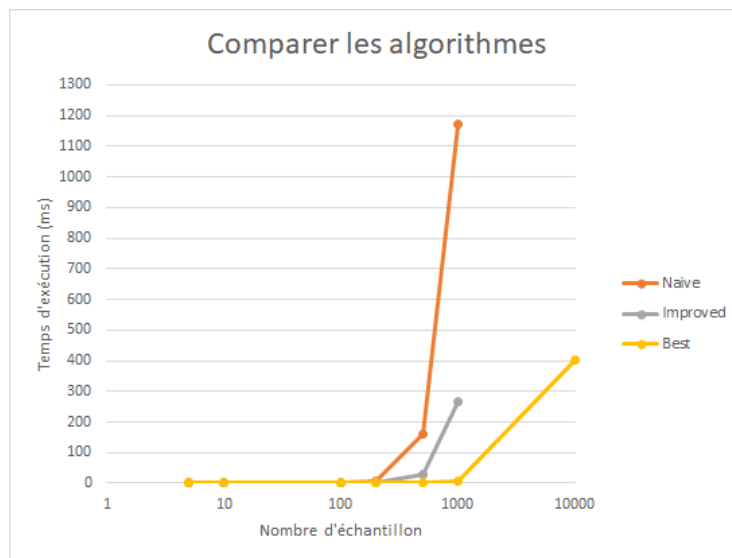


FIGURE 1 – Graphe de temps d'exécution

Nous voyons clairement que l'algorithme *Best* donne la solution le plus vite quand la volume des données est énorme. Nous ajoutons ici quelques visualisations de jeux données et le réseau trouvé (le code de visualiser, écrit en MATLAB, est mis dans l'annexe).

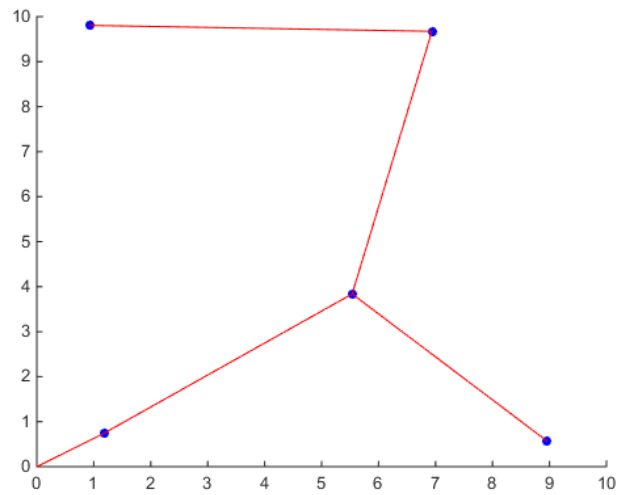


FIGURE 2 – L'arbre le plus court lorsque $N = 5$

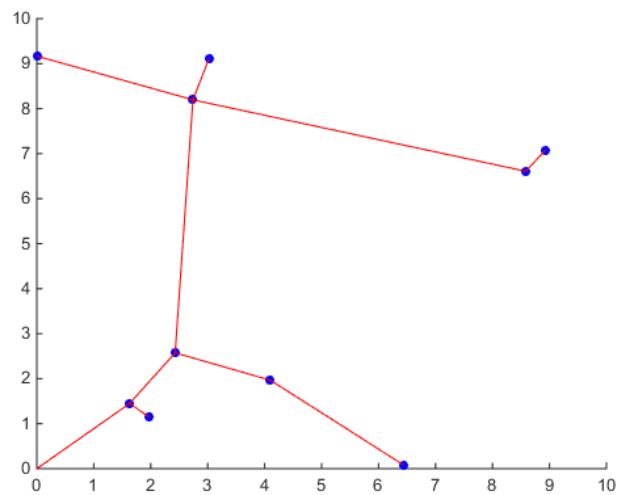


FIGURE 3 – L'arbre le plus court lorsque $N = 10$

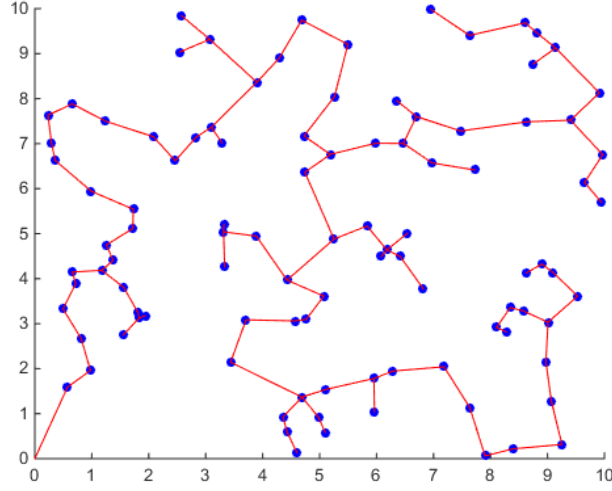


FIGURE 4 – L'arbre le plus court lorsque $N = 100$

2 Plannification de production d'huiles

2.1 Modèle 1

Soient les paramètres :

- V : l'ensemble d'huiles végétales brutes.
- H : l'ensemble d'huiles hydrogénées brutes.
- $B = V \cup H$: l'ensemble d'huiles brutes.
- N : le nombre de mois à plannifier.
- p_f : prix vendu de produit final. (euro/t)
- $p_{i,j}$: cout d'achat de l'huile i au mois j . (euro/t)
- V_{max} : quantité maximale de raffinage d'huiles végétales. (t)
- H_{max} : quantité maximale de raffinage d'huiles hydrogénées. (t)
- SM_i : stock maximale chaque mois de l'huile i . (t)
- c_s : cout de stockage. (euro/t)
- SI_i : stock initial de l'huile i . (t)
- SF_i : stock final de l'huile i . (t)
- v_i : coefficient de viscosité de l'huile i .
- v_{min} : viscosité minimale de produit final.
- v_{max} : viscosité maximale de produit final.

Soient les variables :

- $a_{i,j}$: quantité d'achat de l'huile i au mois j . (t)
- $s_{i,j}$: stock de l'huile i au mois j . (t)
- $r_{i,j}$: quantité de raffinage de l'huile i au mois j . (t)

Soit P le profit de l'entreprise après N mois.

Le système d'équations linéaires est décrit de manière suivant :

$$\text{Maximizer } P = \sum_{j=1}^N \sum_{i \in B} r_{i,j} p_f - \sum_{j=1}^N \sum_{i \in B} a_{i,j} p_{i,j} - c_s \sum_{j=1}^N \sum_{i \in B} s_{i,j}$$

Sachant que :

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in V} r_{i,j} \leq V_{\max}$$

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in H} r_{i,j} \leq H_{\max}$$

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in B} r_{i,j} v_i \leq v_{\max} \sum_{i \in B} r_{i,j}$$

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in B} r_{i,j} v_i \geq v_{\min} \sum_{i \in B} r_{i,j}$$

$$\forall j = \overline{1, N}, \forall i \in B : s_{i,j} = s_{i,j-1} + a_{i,j} - r_{i,j}$$

$$\forall i \in B : s_{i,0} = SI_i$$

$$\forall i \in B : s_{i,N} = SF_i$$

$$\forall j = \overline{0, N}, \forall i \in B : SM_i \geq s_{i,j} \geq 0; a_{i,j} \geq 0; r_{i,j} \geq 0$$

La solution sera :

- Le profit maximale après N mois : P (euros).
- Au mois j :
 - Pour l'huile i :
 - Achater : $a_{i,j}$ tonne(s).
 - Raffiner : $r_{i,j}$ tonne(s).
 - Stocker : $s_{i,j}$ tonne(s).

2.2 Modèle 2

Soient les paramètres :

- V : l'ensemble d'huiles végétales brutes.
- H : l'ensemble d'huiles hydrogénées brutes.
- $B = V \cup H$: l'ensemble d'huiles brutes.
- N : le nombre de mois à planifier.
- p_f : prix vendu de produit final. (euro/t)
- $p_{i,j}$: cout d'achat de l'huile i au mois j . (euro/t)
- V_{\max} : quantité maximale de raffinage d'huiles végétales. (t)
- H_{\max} : quantité maximale de raffinage d'huiles hydrogénées. (t)
- SM_i : stock maximale chaque mois de l'huile i . (t)
- c_s : cout de stockage. (euro/t)
- SI_i : stock initial de l'huile i . (t)
- SF_i : stock final de l'huile i . (t)
- v_i : coefficient de viscosité de l'huile i .
- v_{\min} : viscosité minimale de produit final.
- v_{\max} : viscosité maximale de produit final.
- $D = B \times B$: couples de dépendances. $(x, y) \in D$ signifie que si x est utilisée, y doit être utilisée aussi.

- n_{max} : nombre maximal d'huiles utilisées dans un mois.
- u_{min} : la quantité minimale si une huile est utilisée. (t)
- $M = V_{max} + H_{max}$: un grand nombre.

Soient les variables :

- $a_{i,j}$: quantité d'achat de l'huile i au mois j . (t)
- $s_{i,j}$: stock de l'huile i au mois j . (t)
- $r_{i,j}$: quantité de raffinage de l'huile i au mois j . (t)
- $u_{i,j}$: variable binaire, indiquant l'usage de l'huile i au mois j .

Soit P le profit de l'entreprise après N mois.

Le système d'équations linéaires est décrit de manière suivant :

$$\text{Maximiser } P = \sum_{j=1}^N \sum_{i \in B} r_{i,j} p_f - \sum_{j=1}^N \sum_{i \in B} a_{i,j} p_{i,j} - c_s \sum_{j=1}^N \sum_{i \in B} s_{i,j}$$

Sachant que :

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in V} r_{i,j} \leq V_{\max}$$

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in H} r_{i,j} \leq H_{\max}$$

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in B} r_{i,j} v_i \leq v_{\max} \sum_{i \in B} r_{i,j}$$

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in B} r_{i,j} v_i \geq v_{\min} \sum_{i \in B} r_{i,j}$$

$$\forall j = \overline{1, N}, \forall i \in B : s_{i,j} = s_{i,j-1} + a_{i,j} - r_{i,j}$$

$$\forall i \in B : s_{i,0} = SI_i$$

$$\forall i \in B : s_{i,N} = SF_i$$

$$\forall j = \overline{1, N}, \forall i \in B : u_{\min} * u_{i,j} \leq r_{i,j} \leq M * u_{i,j}$$

$$\forall j = \overline{1, N} : \sum_{i \in B} u_{i,j} \leq n_{\max}$$

$$\forall j = \overline{1, N}, \forall (i_1, i_2) \in D : u_{i_1,j} \leq u_{i_2,j}$$

$$\forall j = \overline{0, N}, \forall i \in B : SM_i \geq s_{i,j} \geq 0; a_{i,j} \geq 0; r_{i,j} \geq 0$$

La solution sera :

- Le profit maximale après N mois : P (euros).
- Au mois j :
 - Pour l'huile i (si utilisée) :
 - Achater : $a_{i,j}$ tonne(s).
 - Raffiner : $r_{i,j}$ tonne(s).
 - Stocker : $s_{i,j}$ tonne(s).

3 Annexe

3.1 Visualisation de l'arbre

```

1  clear;
2
3  fin = 'input/input_10000_10.000000_10.000000.txt';
4  fout = 'output/output_input_10000_10.000000_10.000000.txt';
5
6  % read input
7  f=fopen(fin);
8  tline = fgetl(f);
9  tlines = cell(0,1);
10 while ischar(tline)
11     tlines{end+1,1} = tline;
12     tline = fgetl(f);
13 end
14 fclose(f);
15
16 n = sscanf(tlines{1}, '%d');
17 max = sscanf(tlines{2}, '%f %f');
18 p = zeros(n, 2);
19 for i=1:n
20     p(i,:) = sscanf(tlines{i+2}, '%f %f');
21 end;
22
23 % read output
24 f=fopen(fout);
25 oline = fgetl(f);
26 olines = cell(0,1);
27 while ischar(oline)
28     olines{end+1,1} = oline;
29     oline = fgetl(f);
30 end
31 fclose(f);
32
33 minL = sscanf(olines{1}, '%f');
34 disp(minL);
35 starts = zeros(n, 2);
36 ends = zeros(n, 2);
37 for i=1:n
38     l = sscanf(olines{i+1}, '%f %f %f %f');
39     starts(i,1)=l(1);
40     starts(i,2)=l(2);
41     ends(i,1)=l(3);
42     ends(i,2)=l(4);
43 end
44
45 % plot
46 hold on;
47 axis([0 max(1) 0 max(2)]);
48 scatter(p(:,1),p(:,2),30,'b','filled');
49 for i=1:n

```

```
50         plot([starts(i,1) ends(i,1)],[starts(i,2) ends(i,2)],  
               'r');  
51     end  
52     hold off;
```