Le drone livreur, ou le nouveau voyageur de commerce.

GODARD Evann, candidat n°39875

En duo avec RINGOOT Axel

Sommaire

- I. Etat de l'art
 - A. Introductions
 - B. Pertinence du problème
- II. L'approche choisie
 - A. Modélisation
 - B. Différentes résolutions possibles
- III. Application
 - A. Adaptation à plusieurs drones
 - B. Résultats et conclusion

Etat de l'art

Introduction au problème



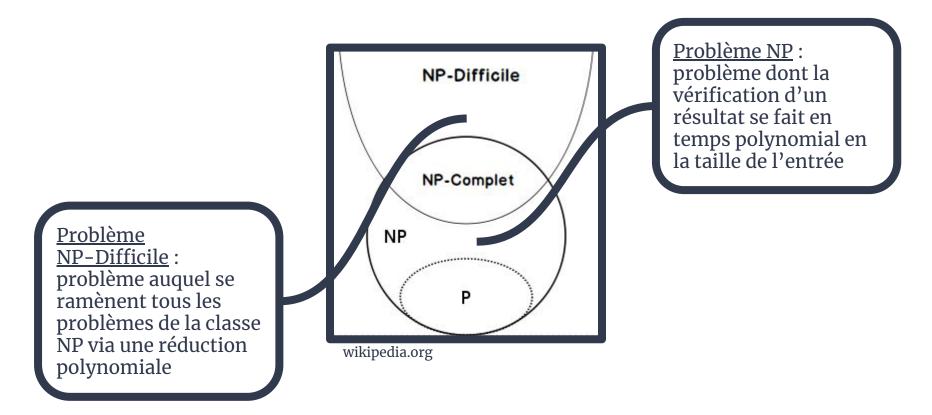
images.theconversation.com



math.unice.fr

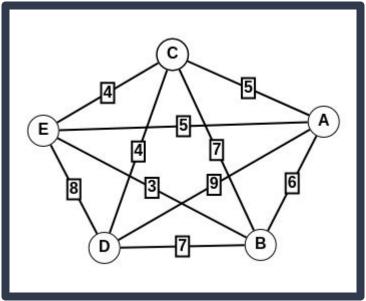
Etat de l'art

Pertinence du problème



Comment, dans une optique d'optimisation temporelle et matérielle, transposer le problème du voyageur de commerce et les algorithmes y répondant à la gestion d'une flotte de drones?

Modélisation

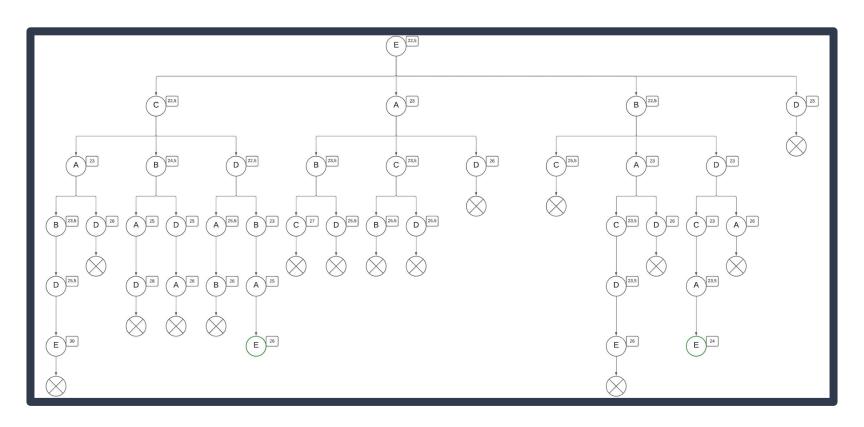


Reproduction des travaux de Barka Mariem

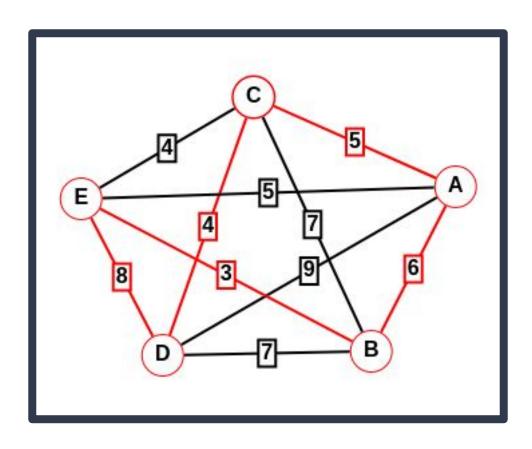
Procédure par Séparation et Évaluation

- Construction d'un arbre correspondant aux choix possibles
- Calcul d'une borne supérieure
- Attribution d'un score minimum atteignable et coupure de la branche si la borne supérieure est dépassée

Procédure par Séparation et Évaluation



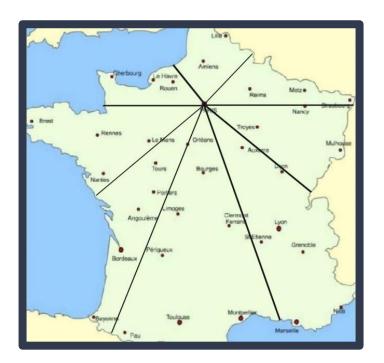
Algorithme glouton



Découpage de la zone à couvrir

Découpage "géométrique"





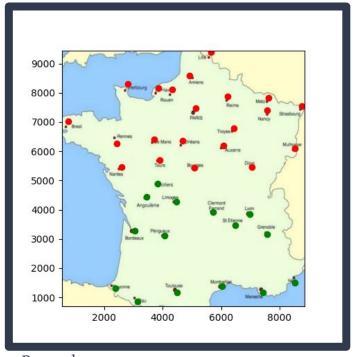
Découpage de la zone à couvrir

K-moyennes:

- Placement aléatoire de k points appelés barycentres
- Coloriage des points selon le barycentre le plus proche
- Mise à jour des barycentres

Découpage de la zone à couvrir

K-moyennes



4000 - 3000 - 2000 - 4000 6000 8000 Pour 6 drones

9000

8000

7000

6000

5000

Pour 2 drones Pour 6 dro

12

Découpage de la zone à couvrir

K-moyennes

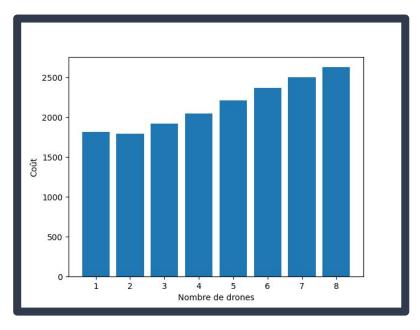


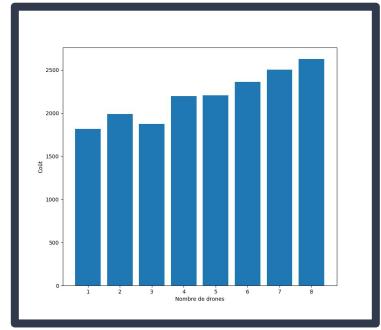


Résultats

<u>Algorithme glouton</u>:

Sur un graphe à 9 sommets, quelques commerces du 16e arrondissement de Paris

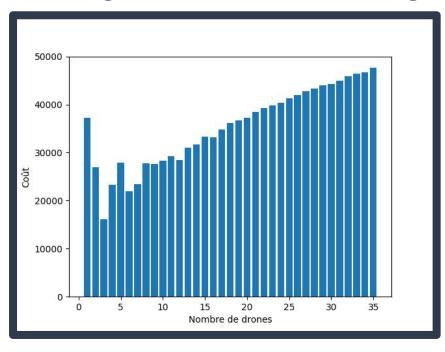


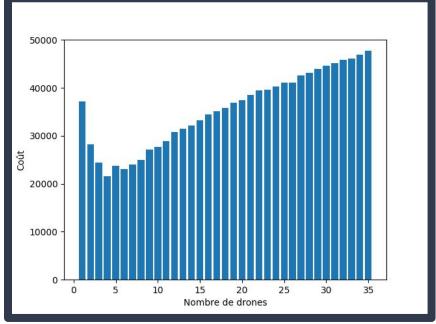


Résultats

<u>Algorithme glouton</u>:

Sur un graphe à 36 sommets, les grandes villes de France

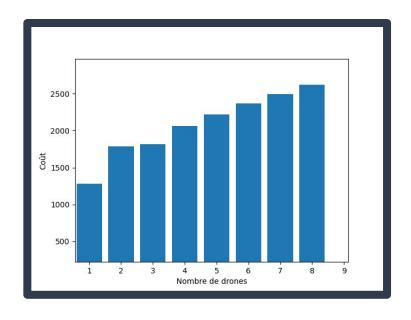


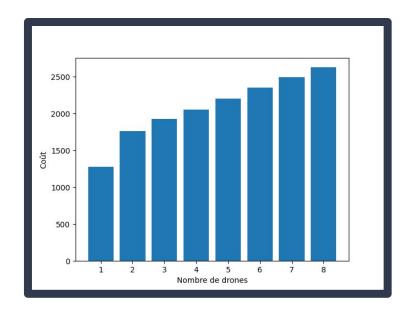


Résultats

<u>Algorithme PSE</u>:

Sur un graphe à 9 sommets, quelques commerces du 16e arrondissement de Paris





ANNEXES

Etat de l'art

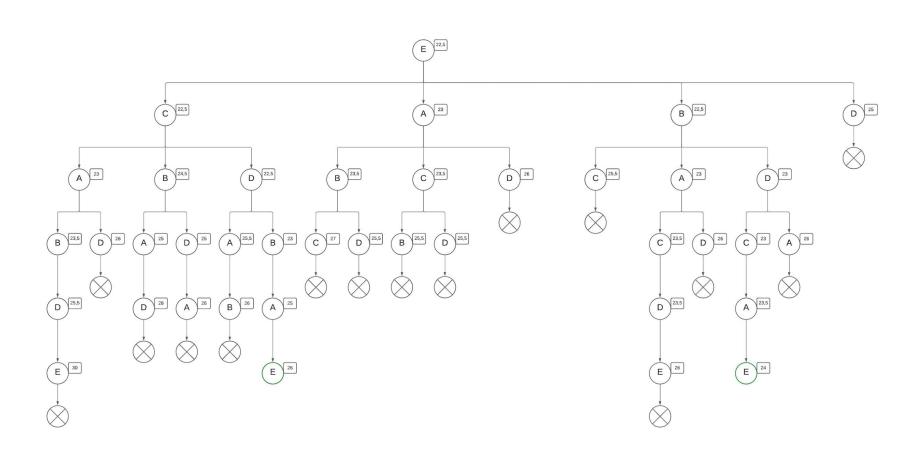
Démonstration NP-complétude du PVC

Problème 3-SAT

< Problème du chemin hamiltonien orienté
< Problème du chemin hamiltonien
< Problème du circuit hamiltonien
< Problème de décision du voyageur de commerce</pre>

Théorème de Cook-Levin : le problème de décision SAT est NP-Complet

<u>Corollaire</u>: n-SAT pour n >= 3 est NP-Complet



Départ du sommet E

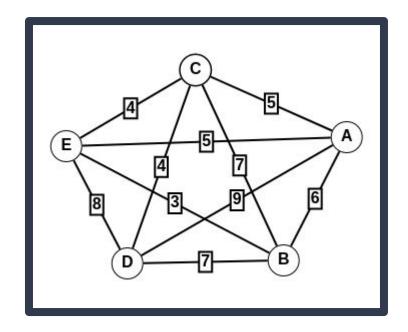
Calcul du score de A:

$$S(EA) = \frac{1}{2} \left[s_{EA}(A) + s_{EA}(B) + s_{EA}(C) + s_{EA}(D) + s_{EA}(E) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[(5+5) + (3+6) + (4+4) + (4+7) + (3+5) \right]$$

$$= 23$$

S(EA)	S(EB)	S(EC)	S(ED)
23	22.5	22.5	25

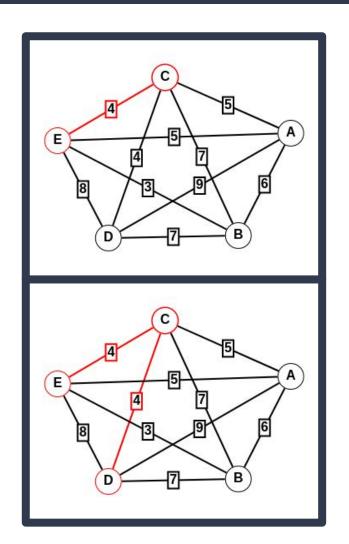


On choisit de passer par C

S(ECA)	S(ECB)	S(ECD)
23	24.5	22.5

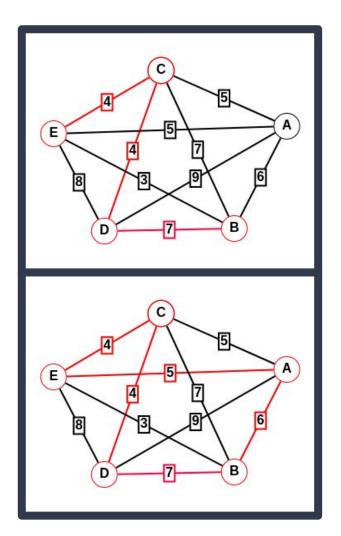
On choisit de passer par D

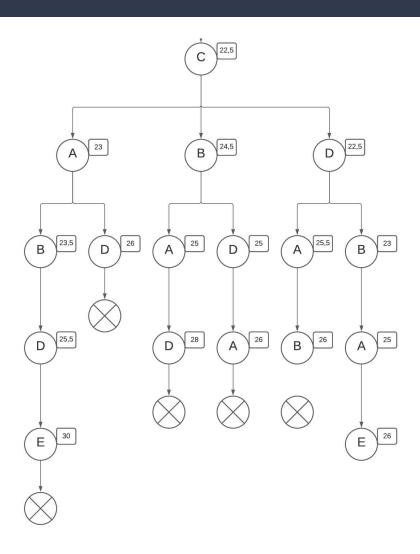
S(ECDA)	S(ECDB)
25.5	23

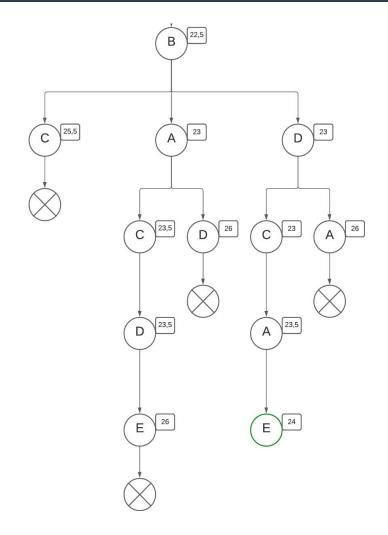


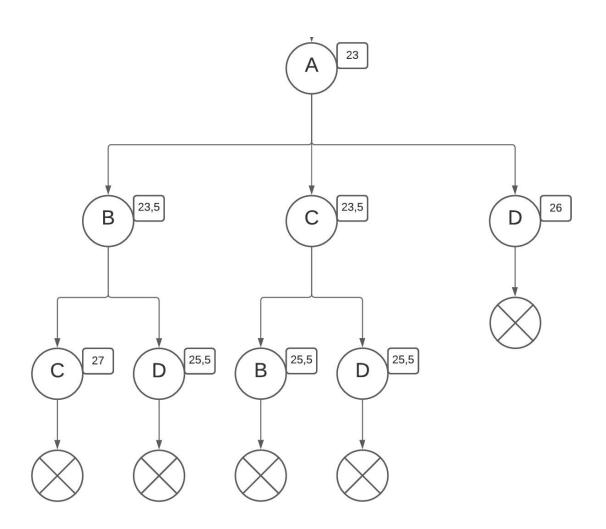
Finalement, on passe par B, A, et on revient en E

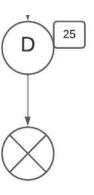
On obtient un score final de 26 pour le tour [E-C-D-B-A-E]











Algorithme de Christofides

Autre méthode de résolution approchée

I.C - Algorithme de Christofides

On va proposer une heuristique pour le problème du voyageur de commerce, l'algorithme de Christofides, et on va montrer que, sous certaines conditions sur le graphe en entrée, cette heuristique constitue un algorithme d'approximation. L'algorithme prend en argument un graphe G et procède comme suit :

- calculer un arbre couvrant de poids minimal T de G;
- en notant I l'ensemble des sommets de degré impair dans T, calculer un couplage parfait M de poids minimum dans le sous-graphe de G induit par les sommets de I, G_{II};
- construire H le multigraphe ayant pour sommet les sommets de G et comme arêtes les arêtes de M et celles de T;

1012/2023-03-20 23:42:56

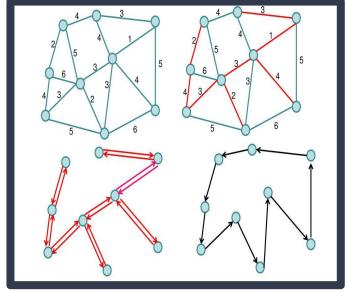
Page 3/7



- trouver un cycle eulérien dans H;
- transformer le cycle eulérien en circuit hamiltonien en supprimant les éventuels sommets vus plusieurs fois.

Dans la suite, on étudie plus précisément certaines étapes de cet algorithme, avant de proposer une implémentation de cet algorithme.

Extrait du sujet d'informatique de la banque Centrale 2023



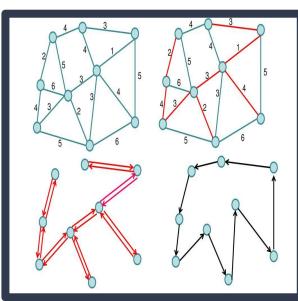
Extrait du cours de Richard Anderson

Algorithme de Christofides

Principe de l'algorithme

Etapes:

- -> Déterminer un **ACM** de G
- -> Noter les **sommets de degré impair** de l'ACM
- -> Calculer un couplage parfait sur le graphe induit par ces derniers sommets
- -> Construire l'hypergraphe ayant les mêmes sommets que G mais seulement les arêtes de l'ACM et du couplage
- -> Trouver un **cycle eulérien** dans cet hypergraphe
- -> Supprimer les sommets qui apparaissent plusieurs fois pour obtenir un circuit hamiltonien



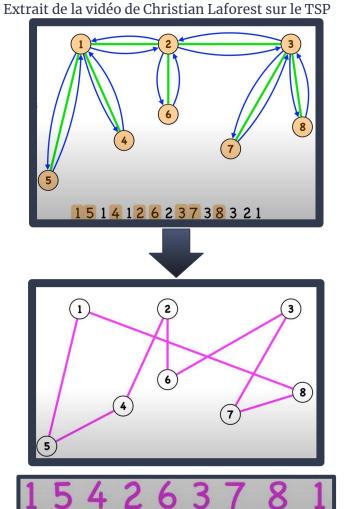
Extrait du cours de Richard Anderson

Algorithme de Christofides

Simplification de l'algorithme

Etapes:

- -> Déterminer un **ACM** du graphe
- -> Effectuer un parcours préfixe de l'ACM
- -> Stocker les sommets visités dans l'ordre
- -> Supprimer les secondes occurrences
- -> Rajouter, au besoin, le sommet de départ



Idée du problème

<u>Données</u>:

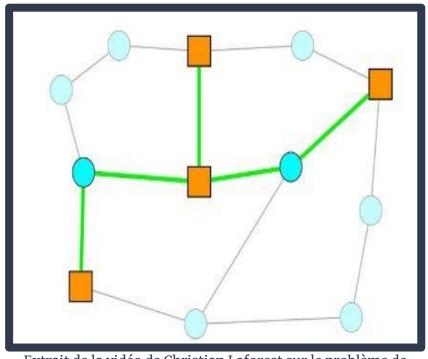
- Une graphe connexe G(S,A)
 non orienté, peut être pondéré
- -Un ensemble de sommets de G (appelés "sommets requis")

<u>But</u> :

Construire un arbre de coût minimal contenant tous les sommets requis

<u>Pertinence</u>:

- Problème NP-Complet



Extrait de la vidéo de Christian Laforest sur le problème de l'arbre de Steier

- Généralisation de l'arbre couvrant de poids minimal

Principe de résolution : solution approchée

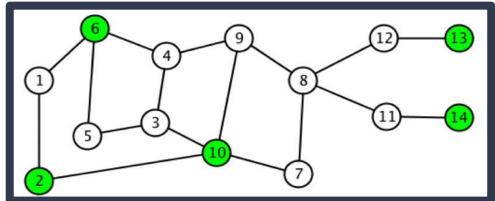
Etapes:

- -> Établir les distances entre tous les sommets
- -> Générer le **graphe induit complet par les sommets requis** où le poids des arêtes est celui précédemment calculé
- -> Déterminer l'**ACM** de ce graphe induit
- -> Retranscrire le chemin pris par l'ACM dans le graphe initial
- -> Couper les cycles s'il y en a
- -> Couper les feuilles qui ne sont pas des sommets requis s'il y en a

Principe de résolution : solution approchée

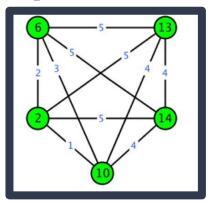
Déroulement de l'algorithme

Graphe pris pour exemple:

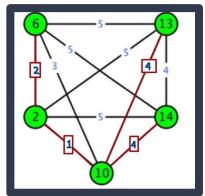


Extrait de la vidéo de Christian Laforest sur le problème de l'arbre de Steiner

Graphe induit:



ACM:

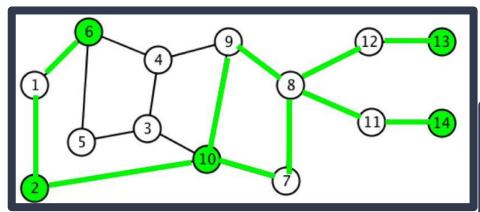


Reproduction de la présentation de Christian Laforest

Principe de résolution : solution approchée

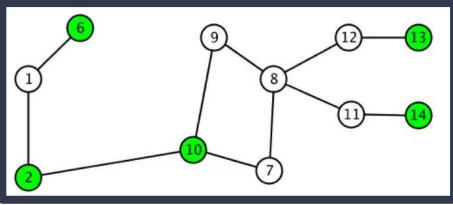
Déroulement de l'algorithme

Retranscription des chemins pris dans par l'ACM:



Extrait de la vidéo de Christian Laforest sur le problème de l'arbre de Steiner

Graphe final à élaguer :



Le drone livreur, ou le nouveau voyageur de commerce - Codes sources T.I.P.E.

Godard Evann, candidat n°39875 Ringoot Axel, candidat n°28686

June 7, 2023

Sommaire:

1	Implémentation de la classe modélisant les drones	2
2	Implémentation de la classe modélisant les graphes	4
3	Implémentation de la classe modélisant les noeuds/sommets	8
4	Implémentation de la classe modélisant les files de priorité minimale via des	
	tas min	10
5	Implémentation de la classe modélisant les union-find de manière optimisée .	12
6	Implémentation du découpage des zones via l'algorithme des k-moyennes	14
7	Implémentation de l'affichage de l'algorithme des k-moyennes	17
8	Implémentation de l'algorithme glouton du plus proche voisin	18
9	Implémentation de l'algorithme du Branch and Bound	22
10	Implementation de l'analyse des resultats	29
11	Jeux de coordonnées de test	33

Listing 1: Implémentation de la classe modélisant les drones

```
class Drone():
     def __init__(self, graphe, l_client=[], autonomie=1800): # Autonomie en s
3
       self.graphe = graphe
       self.autonomie = autonomie
        self.liste_client = l_client
       self.nombre_client = len(l_client)
       self.speed = 3 # speed en m/s
        self.noeud_courant = graphe.noms_som["Base"]
10
11
   ## Getter/Setter :
12
13
     def get_autonomie(self):
14
       return self.autonomie
15
16
     def get_liste_client(self):
17
       return self.liste_client
18
```

```
def get_speed(self):
20
        return self.speed
22
     def get_noeud_courant(self):
23
        return self.noeud_courant
24
25
     def _set_speed(self, new_speed):
26
        self.speed = new_speed
27
28
     def _set_autonomie(self, new_auto):
29
        self.autonomie = new_auto
30
31
   ## Affichage :
32
33
     def print_etat(self):
34
        0.00
35
        In: None
36
        Out : None
37
        Goal : informe par effet de bord de l'etat global du drone (nb de clients et
38
                autonomie restante ainsi que sa position actuelle)
39
        0.00
40
```

19

```
print("{} client(s) restant a livrer.\nPosition du drone : {}.\nAutonomie restante: {} minutes\n'
41
          .format(len(self.get_liste_client()),
42
                  self.get_noeud_courant().get_nom(),
43
                  round(self.get_autonomie() / 60, 1)))
44
45
   ## Autres méthodes :
46
47
     def deplacement(self, n):
48
49
       In : un sommet n [Noeud]
50
       Out : None
51
       Goal : determine si le drone courant peut se déplacer du sommet ou il est a celui
52
       pris en parametre en fonction de son autonomie restante; si oui effectue le deplacement,
53
       sinon previent l'utilisateur
54
55
       d = self.graphe.get_arcs()[self.noeud_courant.get_nom()][n.get_nom()]
56
57
       assert self.autonomie >= d / self.speed, (
          "Batterie restante dans le drone insuffisante")
59
60
       self.autonomie -= d / self.speed
61
       self.noeud_courant = n
62
```

```
print("Destination atteinte")
63
64
      def trajet(self):
65
         0.00
66
        In : None
        Out : None
68
        Goal : lance la mission du drone : il va livrer les clients dans l'ordre donne par la liste
69
        \Pi^{\dagger}\Pi^{\dagger}\Pi
70
        for i in range(len(self.liste_client)):
71
           self.print_etat()
72
           self.deplacement(self.liste_client.pop(0))
73
```

74

Listing 2: Implémentation de la classe modélisant les graphes

```
from noeud import *
   from unionfind import *
   from tasmin import *
4
5
   class Graphe():
7
     def __init__(self):
       self.sommets = []
       self.noms_som = {}
10
       self.taille = 0
11
       self.arcs = {}
12
   ## Rq : les arcs sont sous forme de dico dont les clefs sont les NOMS des sommets [str] et
13
   ## les clefs sont des dicos stockant les voisins (clefs) et leur distance (valeurs associees).
14
15
   ## Getter/Setter :
16
17
     def get_sommets(self):
18
```

```
return self.sommets
19
20
     def get_taille(self):
21
       return self.taille
22
23
     def get_arcs(self):
24
       return self.arcs
25
26
27
   ## Autres méthodes :
28
29
     def ajout_sommet(self, som):
30
        0.00
31
       In : un sommet som [Noeud]
32
       Out : None
33
       Goal : rajoute par effet de bord le sommet en parametre dans le graphe courant
34
        (i.e. creer des arcs pondérés par la distance avec tous les autres sommets du graphe)
        0.00
36
        self.arcs[som.get_nom()] = {}
37
       for i in range(self.taille):
38
          d = som.distance(self.sommets[i])
39
          self.arcs[som.get_nom()][self.sommets[i].get_nom()] = d
40
```

```
self.arcs[self.sommets[i].get_nom()][som.get_nom()] = d
41
42
        self.sommets.append(som)
43
        self.noms_som[som.nom] = som
44
        self.taille += 1
45
46
     def graphe_induit(self, 1):
47
48
          In : Une liste de noeuds l [list x string]
49
          Out : Un graphe res [Graphe]
50
          Goal : Construire le graphe induit dans self par les sommets de 1
51
        0.00
52
        res = Graphe()
53
        res.taille = len(1)
54
55
        for s in 1:
56
          res.arcs[s] = {}
57
          res.sommets.append(self.noms_som[s])
58
          res.noms_som[s] = self.noms_som[s]
59
60
        for s in 1:
61
          for vois in self.get_arcs()[s].keys():
62
```

```
if vois in 1:
64
              d = self.get_arcs()[s][vois]
65
              res.arcs[s][vois] = d
66
              res.arcs[vois][s] = d
68
       return res
69
70
71
   def creer_graphe(1):
72
73
     In : Une liste 1 de triplets contenant le nom et les coordonnées de sommets
74
                     [list x string*float*float]
75
     Out : Un graphe contenant autant de sommets que de triplets dans la liste
76
            ayant les caractéristiques contenues dans chaque triplet [Graphe]
77
     Goal : Creer un graphe contenant les "points strategiques"
78
79
     g = Graphe()
80
     for i in 1:
81
       n = Noeud(i[0], i[1], i[2])
82
       g.ajout_sommet(n)
83
```

```
84
      return g
85
86
87
    def recense_aretes(g):
88
       ....
89
      In : Un graphe g [Graphe]
90
      Out : Une liste d'aretes et leur poids [list x (string*string)*float]
91
      Goal : Creer une liste contenant toutes les aretes du graphe avec leur poids
92
                 (distance euclidienne entre les 2 extremites)
93
      0.00
94
      res = []
95
      for k in g.get_arcs().keys():
96
        for i in g.get_arcs()[k].keys():
97
           if k < i:
98
             res.append(((k, i), g.get_arcs()[k][i]))
99
100
      return res
101
102
103
    def kruskal(g):
104
       0.00
105
```

```
In : Un graphe g [Graphe]
      Out : Une liste d'aretes [list x string*string]
107
      Goal : Applique l'algorithme de Kruskal pour determiner un
108
                arbre couvrant de cout minimal du graphe entre
109
      0.00
110
      n = g.get_taille()
111
      1 = \{\}
112
      r = \{\}
113
114
      for i in g.get_arcs().keys():
115
        l[i] = i
116
        r[i] = 0
117
118
      uf = UnionFind(1, r)
119
      tasmin = TasMin()
120
      aretes = recense_aretes(g)
121
122
      for e in aretes:
123
        tasmin.push(e[0], e[1])
124
125
      acm = \Pi
126
```

```
taille = 0
127
128
      while taille < n - 1:
129
         (x, y) = tasmin.pop()
130
        rep_x = uf.trouver(x)
131
        rep_y = uf.trouver(y)
132
133
         if rep_x != rep_y:
134
           uf.union(x, y)
135
           acm.append((x, y))
136
           taille += 1
137
138
      return acm
139
140
141
    def poids_chemin(g, sommets):
142
       0.00
143
      In : Un graphe g [Graphe]
144
            Une liste de sommets [list x string]
145
      Out : Un flottant [float]
146
      Goal : Calcule le poids du chemin décrit par la liste
147
       0.00
148
```

Listing 3: Implémentation de la classe modélisant les noeuds/sommets

```
from math import sqrt
   class Noeud():
4
     def __init__(self, nom, x, y):
        self.nom = nom
       self.x = x
       self.y = y
        self.pos = (x, y)
10
   ## Getter/Setter :
11
12
     def get_nom(self):
13
        return self.nom
14
15
     def get_pos(self):
16
       return self.pos
17
```

```
def get_x(self):
19
        return self.x
20
21
     def get_y(self):
22
       return self.y
23
24
     def _set_nom(self, new_name):
25
        self.nom = new_name
26
27
     def _set_x(self, new_x):
28
        self.x = new_x
29
        self.pos = (self.x, self.y)
30
31
     def _set_y(self, new_y):
32
        self.y = new_y
33
        self.pos = (self.x, self.y)
34
35
     def _set_pos(self, new_pos):
36
       new_x, new_y = new_pos
37
        self.x = new_x
38
        self.y = new_y
39
        self.pos = new_pos
40
```

```
## Autres méthodes :
  def distance(self, som):
    0.00
    In : un sommet som [Noeud]
    Out : la distance euclidienne entre 2 sommets [float]
    Goal : etablir la distance euclidienne entre les 2 sommets par leurs coordonnées
    0.00
    return sqrt((self.x - som.x)**2 + (self.y - som.y)**2)
def to str (1):
  0.00
  In : une liste de sommets l [list x Noeud]
  Out : une liste de string [list x str]
  Goal: donne la liste contenant le noms, dans l'ordre, des sommets contenus dans l
  0.00
  return [s.get_nom() for s in 1]
```

43 44

45

46

47

48

49

50

51 52

53

54

55

56

57

58

Listing 4: Implémentation de la classe modélisant les files de priorité minimale via des tas min

```
class TasMin():
     def __init__(self):
        self.val = []
        self.size = 0
   ## Getter / Setter
     def get_val(self):
        return self.val
10
11
     def get_size(self):
12
        return self.size
13
14
     def _set_val(self, new_val):
15
        self.val = new_val
16
17
```

```
def _set_size(self, new_size):
18
        self.size = new_size
19
20
    ## Affichage
21
22
      def __str__(self):
23
        return str(self.val)
^{24}
25
      def __repr__(self):
26
        return str(self.val)
27
28
29
    ## Methodes
30
      def est_vide(self):
31
        return (self.get_size() == 0)
32
33
      def push(self, x, p):
34
        11 11 11
35
        In : Un element x [alpha] et son poids p [float]
36
        Out : None
37
        Goal : Insere un element dans la file de priorite avec son poids
38
        0.00
```

```
i = 0
40
        while i < self.size and self.val[i][1] < p:
41
          i += 1
42
        self.val = self.val[:i] + [(x, p)] + self.val[i:]
43
        self.size += 1
44
45
      def pop(self):
46
47
        In: None
48
        Out : Un element de la liste [alpha]
49
        Goal : Sort l'element de priorite minimale de la file de priorite
50
        0.00
51
        assert self.size != 0, "Tas vide"
52
        v = self.val.pop(0)[0]
53
        self.size -= 1
54
        return v
55
```

Listing 5: Implémentation de la classe modélisant les union-find de manière optimisée

```
class UnionFind():
     def __init__(self, lien={}, rang={}):
3
       self.liens = lien # lien[i] sera le representant de i
       self.rangs = rang # rang[i] est la hauteur de i dans son arbre
   ## Getter / Setter
     def _set_liens(self, nv_liens):
       self.liens = nv_liens
10
11
     def _set_rangs(self, nv_rangs):
12
       self.rangs = nv_rangs
13
14
     def get_liens(self):
15
       return self.liens
16
17
     def get_rangs(self):
18
```

```
return self.rangs
19
20
    ## Affichage
21
22
      def __str__(self):
23
        return "{}\n{}\n".format(self.liens, self.rangs)
24
25
      def __repr__(self):
26
        return "{}\n{}\n".format(self.liens, self.rangs)
27
28
29
    ## Methodes
30
31
      def partitionner(self, n):
32
33
        In : Un entier n [int]
34
        Out : None
35
        Goal : Creer un nombre voulu de groupes
36
        11 11 11
37
        self._set_liens([i for i in range(n)])
38
        self._set_rangs([0 for i in range(n)])
39
```

```
def trouver(self, i):
41
42
        In : Un element i contenu dans la structure [beta]
43
       Out : Le representant de cet element [beta]
44
       Goal : Sert a donner le representant de l'element donne (pour savoir son groupe)
45
                                 de maniere optimisee
        0.00
        if self.liens[i] == i:
          return i
49
50
       else:
51
          p = self.trouver(self.liens[i])
52
          self.liens[i] = p
53
          return p
54
55
     def union(self, i, j):
56
        0.00
57
       In : Deux elements i et j contenu dans la structure [beta]
       Out : None
59
       Goal : Effectue l'union des 2 groupes contenant les deux elements de maniere optimisee
60
        11 11 11
       rep_i = self.trouver(i)
62
```

```
rep_j = self.trouver(j)
63
64
       if rep_i != rep_j: ## Le representant de plus haut rang englobe celui de rang le plus bas
65
          if self.rangs[rep_i] > self.rangs[rep_j]: self.liens[rep_j] = rep_i
66
          elif self.rangs[rep_i] < self.rangs[rep_j]: self.liens[rep_i] = rep_j</pre>
67
          else:
68
            self.liens[rep_j] = rep_i
69
            self.rangs[rep_i] += 1
70
71
```

Listing 6: Implémentation du découpage des zones via l'algorithme des k-moyennes

```
from random import *
   from noeud import *
3
   def plus_proche(s, 1):
     In : Un sommet s [Noeud]
           Une liste 1 de noeuds [list x Noeud]
     Out : Le nom d'un sommet [string]
     Goal : Determine le sommet le plus proche du sommet entre en parametre parmi ceux
10
                             contenu dans la liste
11
     0.00
12
     min = float('inf')
13
     res = None
14
     for p in 1:
15
       d = p.distance(s)
16
17
       if d < min:
18
```

```
min = d
19
           res = p
20
21
      return res.get_nom()
22
23
24
    def pos_moyenne(1):
25
26
      In : Une liste de sommets [Noeud]
27
      Out : Un tuple de flottant [float*float]
28
      Goal : Calcul la position moyenne des sommets contenus dans la liste
29
      11 11 11
      x = [s.get_x() \text{ for } s \text{ in } 1]
31
      y = [s.get_y() \text{ for } s \text{ in } 1]
32
33
      moy_x = sum(x) / len(x)
34
      moy_y = sum(y) / len(y)
35
36
      return (moy_x, moy_y)
37
38
39
    def k_moyennes(g, k, iter=5):
```

```
41
     In : Un graphe g [Graphe]
42
           Un entier k (correspond au nombre de drones) [integer]
43
           Un entier iter (nombre de fois a recalculer la position du barycentre), par defaut a 5 [Int]
44
     Out : Une liste de listes de noeuds [list x list x Noeud]
45
     Goal : Determine k zones distinctes (sous forme de liste de listes) du graphe
46
                        a la maniere de l'algorithme des k-moyennes
      0.00
48
     x = [s.get_x() for s in g.get_sommets()]
49
     y = [s.get_y() for s in g.get_sommets()]
50
     min x = min(x)
51
     \max x = \max(x)
52
     min_y = min(y)
53
     max_y = max(y)
54
55
     barycentres = []
56
     couleur = {}
57
58
     ## Determine la position aleatoire des k barycentres :
59
     for i in range(k):
60
       x_rd = randint(int(min_x), int(max_x))
61
       y_rd = randint(int(min_y), int(max_y))
62
```

.....

```
63
       barycentres.append(Noeud(i, x_rd, y_rd))
64
       couleur[i] = []
65
66
   ## Affecte a chaque sommet une le barycentre le plus proche
     for s in g.get_sommets():
68
       spp = plus_proche(s, barycentres)
69
       couleur[spp].append(s)
70
71
   ## Reapplique les etapes precedentes pour ameliorer la precision des barycentres
72
     for i in range(iter):
73
       for j in range(k):
74
          if couleur[j] != []:
75
            barycentres[j]._set_pos(pos_moyenne(couleur[j]))
76
            couleur[j] = []
77
78
       for s in g.get_sommets():
79
          couleur[plus_proche(s, barycentres)].append(s)
80
81
82
   ## Affecte a chaque barycentre les sommets les plus proches d'eux
83
```

```
res = [barycentres]
for j in range(k):
    res.append([s for s in couleur[j]])
return res
return res
```

Listing 7: Implémentation de l'affichage de l'algorithme des k-moyennes

```
import matplotlib.pyplot as plt
   from noeud import *
   from graphe import *
4
   colors = ["red", "green", "blue", "purple", "pink", "orange"]
   img = plt.imread("coupé.png")
7
8
   def aff_k_moy(g, k_moy, carte=False):
      0.00
10
     In : Un graphe g [Graphe]
11
           Une liste de listes de sommets [list x list x Noeud]
12
           Un booleen carte, par defaut a False [bool]
13
     Out : None
14
     Goal : Affiche le decoupage de la zone a couvrir selon l'algorithme des k-moyennes
15
      11 11 11
16
     fig, ax = plt.subplots()
17
18
```

```
## Affiche la carte de France contenant les villes choisies en jeu de test
19
     if carte:
20
        ax.imshow(img, extent=[560, 8850, 690, 9450])
^{21}
22
   ## Affichage des barycentres
23
     for j in range(len(k_moy[0])):
^{24}
       s_j = k_moy[0][j]
25
       x_j = s_j.get_x()
26
       y_j = s_j.get_y()
27
        ax.plot(x_j, y_j, marker="x", color=colors[j])
28
29
30
   ## Affichage des villes, coloriees selon le barycentre qui leur est associe
31
     for i in range(1, len(k_moy)):
32
        for j in range(len(k_mov[i])):
33
          s_j = k_moy[i][j]
34
         x_j = s_j.get_x()
35
          y_j = s_j.get_y()
36
          ax.plot(x_j, y_j, marker="o", color=colors[i - 1])
37
38
     plt.show()
39
40
```

Listing 8: Implémentation de l'algorithme glouton du plus proche voisin

```
from graphe import *
   from noeud import *
   from drone import *
   from math import floor, sqrt
   from copy import deepcopy
   from data import *
7
   def glouton(g, som_dep, num_drone):
10
       In : Un graphe g operationnel [Graphe]
11
            Un sommet de depart som_dep [Noeud]
12
       Out : Une liste de sommets [list x Noeud]
13
       Goal : Etablie la liste (par methode gloutonne : plus-proche-voisin) des sommets
14
                les plus proches pour effectuer le parcours le plus petit possible
15
        0.00
16
     n = g.get_taille()
17
18
```

```
a_parcourir = list(g.get_sommets())
19
20
     if som_dep in a_parcourir:
21
       a_parcourir.remove(som_dep)
22
23
     liste_parcours = [som_dep]
24
25
     for i in range(n - 1):
26
        sommet_courant = liste_parcours[i]
27
       m = n - 1 - i
28
       nmin = 0
29
30
   # distance du sommet courant à un sommet arbitrairement choisi
31
       dmin = g.get_arcs()[a_parcourir[nmin].get_nom()][sommet_courant.get_nom()]
32
33
       for j in range(1, m):
34
35
        # distance de tous les autres sommets au sommet courant
36
          d = g.get_arcs()[a_parcourir[j].get_nom()][sommet_courant.get_nom()]
37
38
          if d < dmin: # mise a jour sommet plus proche du courant
39
            dmin = d
40
```

```
nmin = j
41
42
       liste_parcours.append(a_parcourir.pop(nmin))
43
44
     liste_parcours.append(som_dep)
45
46
     return to_str(liste_parcours)
47
48
49
   def multi_glouton(g, nb_drones):
50
      0.00
51
        In : Un graphe g operationnel [Graphe]
52
             Un nombre de drones nb_drones [integer]
53
       Out : Une liste de listes de noeuds [list x list x Noeud]
       Goal : Ajoute, a tour de role le sommet le plus proche de chaque drone a sa liste de parcour
55
     n = g.get_taille()
57
     liste_parcours = [[g.get_sommets()[0]] for i in range(nb_drones)]
58
     a_parcourir = g.get_sommets()[1:]
59
60
     for i in range(floor((n - 1) / nb_drones)):
61
       for x in range(nb_drones):
62
```

```
sommet_courant = liste_parcours[x][-1]
63
         nmin = 0
64
          dmin = g.get_arcs()[a_parcourir[nmin].get_nom()][sommet_courant.get_nom()
65
          )] # distance du sommet courant à un sommet arbitrairement choisi
         m = len(a_parcourir)
       for j in range(1, m):
69
         d = g.get_arcs()[a_parcourir[j].get_nom()][sommet_courant.get_nom()]
70
          )] # distance de tous les autres sommets au sommet courant
71
72
          if d < dmin: # mise a jour sommet plus proche du courant
73
           dmin = d
74
           nmin = j
75
76
     liste_parcours[x].append(a_parcourir.pop(nmin))
77
78
     for i in range(floor((n - 1) / nb_drones) * nb_drones, n - 1):
79
       x = i - floor((n - 1) / nb_drones) * nb_drones
80
       sommet_courant = liste_parcours[x][-1]
81
       nmin = 0
82
       dmin = g.get_arcs()[a_parcourir[nmin].get_nom()][sommet_courant.get_nom()
83
```

```
# distance du sommet courant à un sommet arbitrairement choisi
84
        m = len(a_parcourir)
      for j in range(1, m):
87
        d = g.get_arcs()[a_parcourir[j].get_nom()][sommet_courant.get_nom()]
88
        )] # distance de tous les autres sommets au sommet courant
        if d < dmin: # mise a jour sommet plus proche du courant
91
          dmin = d
92
          nmin = j
93
94
      liste_parcours[x].append(a_parcourir.pop(nmin))
95
96
      return liste_parcours
98
99
    def print_parcours(1):
100
      0.00
101
        In : Une liste 1 de noeuds [list x Noeud]
102
        Out : None
103
        Goal : Affiche le parcours cree par l'algorithme glouton
104
        0.00
105
```

```
for i in range(len(1)):
106
        print("{}\n".format(l[i].get_nom()))
107
108
109
    def print_multi_parcours(1):
110
111
        In : Une liste l de noeuds [list x Noeud]
112
        Out : None
113
        Goal : Affiche a la console le parcours effectue par chaque drone
114
         0.00
115
      for i in range(len(1)):
116
        print("Parcours du drone no", i)
117
        for j in range(len(l[i])):
118
           print(" {} \n".format(l[i][j].get_nom()))
119
120
121
    def creer_chemin(1, n):
122
      0.00
123
         In : Une liste 1 de noeuds [list x Noeud]
124
              Un entier n [integer]
125
        Out : Une liste de listes de triplets [list X list x string*float*float]
126
```

```
Goal: Etablit les sommets les plus proches repartis en n sous-zones distinctes
liste_x = [s.get_x() for s in 1]
liste_y = [s.get_y() for s in 1]
bg = (min(liste_x), min(liste_y)) #coin bas qauche de la zone à quadriller
hd = (max(liste_x), max(liste_y)) #coin haut droite de la zone à quadriller
step_x = (hd[0] - bg[0]) / sqrt(n)
step_y = (hd[1] - bg[1]) / sqrt(n)
grid = [[] for i in range(n)]
for i in range(len(1)):
  x = 0
  v = 0
  while (bg[0] + (x + 1) * step_x < l[i].get_x()):
    x += 1
  while (bg[1] + (y + 1) * step_y < l[i].get_y()):
    y += 1
```

129

130

131

132

134

135 136

137 138

139

140

141 142

143

144 145

146

```
grid[x * int(sqrt(n)) + y].append(
149
           (l[i].get_nom(), l[i].get_x(), l[i].get_y()))
150
151
      return grid
152
153
154
    def multi_chemin(g, n):
155
156
        In : Un graphe g [Graphe]
157
              Un entier n [integer]
158
        Out : Une liste de listes de noeuds [list X list x Noeud]
159
        Goal : Applique l'algorithme glouton aux differents sommets de chaque sous-zones,
160
                          etablissant le parcours que chaque drone prendra
161
         0.00
162
      grid = creer_chemin(g.get_sommets(), n)
163
164
      listes_parcours = [glouton(creer_graphe(1)) for 1 in grid]
165
166
      return listes_parcours
167
168
169
```

Listing 9: Implémentation de l'algorithme du Branch and Bound

```
from random import *
   from math import floor, sqrt
   from copy import deepcopy
4
   from graphe import *
   from noeud import *
   from drone import *
   from decoupage zones import *
   from data import *
   from tasmin import *
10
   from unionfind import *
11
   from affichage import *
12
   from main glouton import *
13
   from analyse resultat import *
14
15
16
   def const_tasmin_aretes_sommet(g, som):
17
      11 11 11
18
```

```
In : Un graphe g [Graphe]
19
           Un sommet som du graphe [string]
20
     Out : Une file de priorite min [TasMin]
21
     Goal : Construit la file de priorite min contenant toutes les aretes incidentes au sommet
22
                                     entre en parametre
23
      0.00
24
     t = TasMin()
25
     for s in g.get_arcs()[som].keys():
26
       t.push((som, s), g.get_arcs()[som][s])
27
28
     return t
29
30
31
   def cmp_aretes(a1, a2):
32
33
     In : 2 aretes [Noeud*Noeud]
34
     Out : True si les aretes sont les memes, False sinon [Bool]
35
     Goal: Regarde si les 2 aretes donnees en parametres sont les memes (dans un graphe non oriente)
36
      0.00
37
     x1, y1 = a1
38
     x2, y2 = a2
39
40
```

```
return ((x1 == x2 and y2 == y1) or (x1 == y2 and y1 == x2))
41
42
43
   def approx_cout_aux(g, n, sommets_requis=[]):
44
45
     In : Un graphe g [Graphe]
46
          Un entier n correspondant au nombre de sommets à parcourir au départ [int]
          Une liste de noms de sommets, par defaut vide [list x string]
48
     Out : Un flottant [float]
49
     Goal : Determine le cout d'acces maximal de chaque sommet, en differenciant ceux requis
50
     et les autres :
51
     -> somme des deux aretes de plus bas cout de chaque sommet non requis + cout des aretes reliant
52
                            les sommets requis le tout divise par 2
53
      0.00
54
     c = 2 * poids_chemin(g, sommets_requis)
55
     nb_som = len(sommets_requis)
56
57
     ## Si le drone ne doit parcourir qu'un sommet, le résultat est immediat
58
     if n == 1:
59
       return c
60
61
     l_utilises = []
62
```

```
for i in range(nb_som - 1):
63
       l_utilises.append((sommets_requis[i], sommets_requis[i + 1]))
64
65
     ## Si tous les sommets du graphe sont deja "requis", il ne reste plus qu'a ajouter le cout
66
              de l'arete permettant de fermer le tour au poids total du chemin :
     ##
67
     if nb som == n:
68
       return (c + g.get_arcs()[sommets_requis[0]][sommets_requis[-1]]) / 2
69
70
     premier_tasmin = const_tasmin_aretes_sommet(g, sommets_requis[0])
71
     a = premier_tasmin.pop() # Arete de poids minimal du premier sommet requis
72
73
     if nb_som == 1:
74
       b = premier_tasmin.pop(
75
       ) # Arete de poids minimal du dernier sommet requis (le même que le premier)
76
77
     else:
78
       dernier_tasmin = const_tasmin_aretes_sommet(g, sommets_requis[-1])
79
       b = dernier_tasmin.pop() # Arete de poids minimal du dernier sommet requis
81
       ## Verifie que l'arete de poids minimal du premier sommet requis n'est pas deja empruntee
82
       ## pour aller au second sommet requis, sinon tire la seconde arete de plus petit cout :
83
```

```
if cmp_aretes(a, (sommets_requis[0], sommets_requis[1])):
84
          a = premier_tasmin.pop()
85
        ## Verifie que l'arete de poids minimal du dernier sommet requis n'est pas deja emprunte
87
                 pour fermer le tour, sinon tire la seconde arete de plus petit cout :
88
        if cmp_aretes(b, (sommets_requis[-1], sommets_requis[-2])):
89
          b = dernier_tasmin.pop()
91
        c += g.get_arcs()[b[0]][b[1]]
92
93
      l_utilises.append(a)
94
      l_utilises.append(b)
95
96
      c += g.get_arcs()[a[0]][a[1]]
      som restants = list(
98
        g.get_arcs().keys()) # Liste des sommets du graphe non requis
99
100
      for s in sommets_requis:
101
        som restants.remove(s)
102
103
104
    ## Derniere etape : calcul le cout d'acces aux sommets non requis
105
```

```
(tire leurs 2 aretes de plus bas cout) :
106
      for s in som_restants:
107
        t = const_tasmin_aretes_sommet(g, s)
108
        x1, y1 = t.pop()
109
        x2, y2 = t.pop()
110
        l_utilises.append((x1, y1))
111
        l_utilises.append((x2, y2))
112
        c += g.get_arcs()[x1][y1] + g.get_arcs()[x2][y2]
113
114
      return c / 2
115
116
117
    def approx_cout(g, som_dep, restants, n, l=[]):
118
119
      In : Un graphe g [Graphe]
120
           Le nom du sommet de depart du tour som_dep (doit être dans restant) [string]
121
           Une liste restants des noms des sommets non encore requis [list x string]
122
           Un entier n correspondant au nombre de sommets à parcourir au départ [int]
123
           Une liste 1 des noms des sommets requis, par defaut vide, sert d'accumulateur [list x string]
124
      Out : Une liste de noms de sommets [list x string]
125
      Goal : Calcule le poids maximal de maniere optimale pour un tour dans le graphe donne
126
```

```
(sert de borne superieure a l'algorithme de Branch and Bound)
127
      0.00
128
      ## Condition de depart :
129
      if 1 == []:
130
        assert som_dep in restants, "Le sommet de départ doit faire partie de la liste restants"
131
        1 = [som\_dep]
132
        restants.remove(som_dep)
133
134
135
    ## Condition de fin :
136
      if len(1) == n:
137
        return 1 + [1[0]]
138
139
      m = float('inf') # Va servir de borne sup
140
      res = "" # Sert a stocker le meilleur sommet a prendre pour minimiser
141
      #
                              le cout total
142
143
      ## Calcul le cout du chemin requis a tous les sommets encore disponibles
144
                       puis ajoute le sommet minimisant ce cout :
      ##
145
      for s in restants:
146
        c = approx_cout_aux(g, n, 1 + [s])
147
148
```

```
m = c
150
           res = s
151
152
      restants.remove(res)
153
      1.append(res)
154
155
      return approx_cout(g, som_dep, restants, n, 1)
156
157
158
    def calcul_borne_inf(g, som_dep, som_req=[], som_lib=[]):
159
      0.00
160
      In : Un graphe g [Graphe]
161
           Le nom du sommet de depart du tour som_dep [string]
162
           Une liste de noms de sommets som_req [list x string]
163
            Une liste de noms de sommets som_lib [list x string]
164
      Out : Un flottant [float]
165
      Goal : Determine le cout d'accès minimal de chaque sommet, en differenciant ceux requis
166
                                   et les autres
167
      0.00
168
      if som_req == []:
```

if c < m:

149

```
som_req = [som_dep]
170
171
      if som_lib == []:
172
        som_lib = to_str(g.get_sommets())
173
174
        if som_dep in som_lib:
175
          som_lib.remove(som_dep)
176
177
      cout = 0
178
      ## Applique l'algorithme de Kruskal au graphe induit par les sommets libres
179
      g_induit_lib = g.graphe_induit(som_lib)
180
      acm_lib = kruskal(g_induit_lib)
181
182
      ## Somme les poids des aretes dans l'ACM
183
      for a in acm_lib:
184
        x, y = a[0], a[1]
185
        cout += g.get_arcs()[x][y]
186
187
188
    ## Rajoute les poids des aretes deja requises
189
      cout += poids_chemin(g, som_req)
190
```

```
return cout
192
193
194
    def branch_and_bound_aux(g, som_dep, som_lib, num_drone, som_req=[]):
195
      0.00
196
      In : Un graphe g [Graphe]
197
           Un sommet som_dep [Noeud]
198
            Une liste de noms de sommet som_lib [list x string]
199
           Un entier num drone [int]
200
      Out : None
201
      Goal : Applique le principe de Branch and Bound au graphe donne pour y trouver le
202
                 tour de cout minimal (met a jour les accumulateurs et var. globales par effet de bord)
203
      0.00
204
      global bornes_sup
205
      global parcours_bb
206
207
      n = g.get_taille()
208
209
    ## Cas de fin :
210
      if len(som_req) == g.get_taille():
211
        poids = poids_chemin(g, som_req + [som_dep.get_nom()])
212
```

```
213
         if poids < bornes_sup[num_drone]:</pre>
214
           bornes_sup[num_drone] = poids
215
           parcours_bb[num_drone] = som_req + [som_dep.get_nom()]
216
217
    ## Corps principal :
218
      else:
219
220
        file_prio = TasMin()
221
222
        for s in som lib:
223
           cout = approx_cout_aux(g, n, som_req + [s])
224
225
      ## Ne considere que les parcours pouvant faire diminuer la borne superieure
226
           if cout < bornes_sup[num_drone]:</pre>
227
             file_prio.push(s, cout)
228
229
        parcours_possibles = TasMin()
230
231
      ## Considere tous les noeuds libres par ordre croissant de leur score
232
        while not file_prio.est_vide():
233
           s = file_prio.pop()
234
```

235 new_som_lib = list(som_lib) 236 new_som_lib.remove(s) 237 238 branch_and_bound_aux(g,som_dep,new_som_lib,num_drone,som_req+[s]) 239 240 def branch_and_bound(g, som_dep, num_drone): 241 11 11 11 242 In : Un graphe g [Graphe] 243 Un sommet som_dep [Noeud] 244Un entier num_drone [int] 245 Out : Une liste de sommet [list x string] 246 Goal : Calcule le parcours optimal pour le drone numéro num_drone 247 0.00 248 global bornes_sup 249 global parcours_bb 250 251 bornes_sup[num_drone]=float('inf') 252 253 a_parcourir = list(g.get_sommets()) 254

a_parcourir.remove(som_dep)

```
a_parcourir = to_str(a_parcourir)
257
      branch_and_bound_aux(g,som_dep,a_parcourir,num_drone,[som_dep.get_nom()])
258
259
      return parcours_bb[num_drone]
260
261
262
    g_16 = creer_graphe(alentours_Janson)
263
    g_fr = creer_graphe(villes_france)
264
265
    bornes_sup = [float('inf')]*100
266
    parcours_bb = [[]]*100
267
268
    ## TEST TOTAL
269
    scores = calcul_score_moyen(g_fr, branch_and_bound, g_fr.noms_som["Paris"], 10)
270
271
    aff_efficacité(scores)
272
```

Listing 10: Implementation de l'analyse des resultats

```
import matplotlib.pyplot as plt
   import numpy as np
3
   from noeud import *
   from graphe import *
   from decoupage zones import *
7
   def const_jeu_test(g, n=10):
10
       In : Un graphe g [Graphe]
11
            Un entier n [int]
12
       Out : Une liste de listes de listes de listes de noms de sommet
13
                  [list x list x list x list x string]
14
       Goal : Pour k allant de 1 au nombre de sommets du graphe, crée n découpages
15
                  de la zone a couvrir par la methode des k-moyennes du graphe
16
17
         Construction du jeu de test (les imbrications) :
18
```

```
-> jeu[i] : jeu de test pour i+1 drones ;
19
          -> jeu[i][j] : test n°j pour i+1 drones ;
20
          -> jeu[i][j][k] : sommets a parcourir par le k-ieme drone du j-ieme test pour i+1 drones
21
      11 11 11
22
     taille = g.get_taille()
23
     jeu = [[] for i in range(taille)]
24
25
     for k in range(1, taille + 1):
26
       for i in range(n):
27
          jeu[k - 1].append(k_moyennes(
28
            g, k)[1:]) # k_moyennes()[0] donne les barycentres inutiles ici
30
     return jeu
31
32
33
   def aff_jeu_test(jeu):
      0.00
35
       In : Une liste de listes de listes de listes de noms de sommet
36
                  [list x list x list x list x Noeud]
37
       Out : None
38
       Goal : Affiche le jeu de test créé par la fonction const_jeu_test
39
      0.00
40
```

```
for i in range(len(jeu)):
41
       print("\nTest pour {} drones :\n".format(i + 1))
42
43
       for j in range(len(jeu[i])):
44
          print("\tTest n° {} :\n".format(j + 1))
45
46
         for k in range(i + 1):
47
            print("\tParcours du drone n° {} : {}\n".format(
48
              k + 1, to_str(jeu[i][j][k])))
49
50
51
   def calcul_score_moven(g, fonction_res, som_dep, n=10):
52
53
     In : Un graphe g [Graphe]
54
           Une fonction fonction_res [fun]
55
          Un noeud som_dep [Noeud]
56
           Un entier n [int]
57
     Out : Une liste de flottants [list x float]
58
     Goal: Determine le score moyen (sur n simulations) de tours determines par la methode
59
     implentee avec la fonction_res pour tous nombre de drones possible ([|1 ; nb_sommets-1|])
60
      0.00
61
```

```
a_parcourir = g.get_sommets()
63
     a_parcourir.remove(som_dep)
64
     g_a_parcourir = g.graphe_induit(to_str(a_parcourir))
65
66
     taille = g_a_parcourir.get_taille()
67
68
      jeu_test = const_jeu_test(g_a_parcourir, n)
69
70
     scores_movens = []
71
72
      ## Le but est de faire varier le nombre de drone de 1 au nombre de sommets
73
     for i in range(taille):
74
75
        scores i drones = []
76
77
        for test_j in range(len(jeu_test[i])):
78
79
         poids_test_j = []
81
          ## Permet d'obtenir le trajet du k-ieme drone
82
          for drone_k in range(len(jeu_test[i][test_j])):
83
```

```
84
            ## Ne s'interesse qu'aux drones ayant au moins 1 sommet attribue
85
            if len(jeu_test[i][test_j][drone_k]) > 0:
              g_induit = g.graphe_induit(
87
                to_str(jeu_test[i][test_j][drone_k]) + [som_dep.get_nom()])
88
89
              acm_induit = kruskal(g_induit)
90
              poids_acm = 0
91
92
              ## Determine le cout total de l'ACM, servant de cout ideal pour le tour
93
              for a in acm induit:
94
                x, y = a[0], a[1]
95
                poids_acm += g.get_arcs()[x][y]
96
            ## Determine le cout du tour trouve pour le k-ieme drone
              parcours_drone_k = fonction_res(g_induit, som_dep, drone_k)
              poids_test_j.append((poids_chemin(g, parcours_drone_k), poids_acm))
99
                # le 2e element servira a effectuer des calculs plus tard
100
101
          max_poids = 0
102
103
          ## Determine le drone ayant le parcours le plus long
104
          ## Etant le dernier a terminer son tour, sert de representant pour les autres drones du meme to
105
```

```
pire_parcours = None
106
          for a in poids_test_j:
107
             if a[0] > max_poids:
108
              max_poids = a[0]
109
              pire_parcours = a
110
111
        ## Le score d'un test est determiner tel que :
112
        \#\# s(test) = (valeur\_atteinte - valeur\_ideale) * (1 + cout(test)) > 0
113
        ## Ici le cout est le nombre de drones utilise.
114
        ## Le but est de reduire son impact pour ameliorer le visuel des graphiques
115
          scores_i_drones.append(
116
             (pire_parcours[0] - pire_parcours[1]) * (1 + (i + 1)**0.5))
117
118
      ## Stocke toutes les moyennes des tests faits pour chaque nombre de drones
119
      ## (n = simulations faites pour chaque nombre de drones)
120
        scores_moyens.append(sum(scores_i_drones) / n)
121
122
      return scores_moyens
123
124
125
    def aff efficacité(scores):
126
```

```
0.00
127
      In : Une liste de flottants [list x float]
128
      Out : None
129
      Goal : Affiche le score moyen de la methode de resolution du probleme
130
                          selon le nombre de drones utilises
131
      0.00
132
      fig, ax = plt.subplots()
133
134
      nb_drones = range(1, len(scores) + 1)
135
136
      ax.bar(nb_drones, scores)
137
138
      ax.set_ylabel('Coût')
139
      ax.set_xlabel('Nombre de drones')
140
141
      plt.show()
142
143
```

Listing 11: Jeux de coordonnées de test

```
1
   ville france = [
     ("Paris", 7482.1, 5121), ("Amiens", 8594.9, 4928.7), ("Auxerre", 6194.5, 6090.6),
3
     ("Angouleme", 4432.2, 3453.9), #("Ajaccio", 543, 9486), ("Bastia", 1467, 9778),
     ("Brest", 7013.6, 781.5), ("Bourges", 5445.3, 5094.7), ("Bordeaux", 3274, 3045.1),
     ("Bayonne", 1310, 2373.4), ("Cherbourg", 8292.9, 2803.1),
     ("Clermnond-Ferrand", 3924.7, 5724), ("Dijon", 5462.6, 7044.8),
     ("Grenoble", 3151.7, 7576), ("Le Havre", 8149.5, 3844.4), ("Lyon", 3846.9, 6988.5),
     ("Lille", 9396.9, 5646), ("Limoges", 4272.2, 4466), ("Le Mans", 6400, 3715),
     ("Metz", 7831.4, 7627.8), ("Mulhouse", 6089.9, 8524.8), ("Marseille", 1166.4, 7432.3),
10
     ("Montpelier", 1379.1, 6039.2), ("Nancy", 7394.1, 7584.5), ("Nice", 1510.7, 8531.5),
11
     ("Nantes", 5449.5, 2602), ("Orleans", 6357.9, 4682.8), ("Pau", 865.7, 3151.2),
12
     ("Perigueux", 3114, 4057), ("Poitiers", 4900.3, 3834.4), ("Reims", 7876.9, 6220.1),
13
     ("Rennes", 6265, 2439.1), ("Rouen", 8111.7, 4328.3), ("Strasbourg", 7535.7, 8757.3),
14
     ("Saint-Etienne", 3463.9, 6490.5), ("Troyes", 6780.9, 6427), ("Toulouse", 1157.1, 4499.8),
15
     ("Tours", 5691.1, 3891.9)
16
17
```

```
alentours_Janson = [
    ("Franprix Troca", 600, 0), ("Le Petit L'Or", 75, 300),
    ("Carrefour Lamartine", 0, 550), ("Lycée", 225, 500),
    ("McDo", 375, 800), ("Frog XVI", 900, 425),
    ("Monop Troca", 900, 375), ("Franprix Victor Hugo", 700, 950),
    ("Monop Belles feuilles", 425, 675)]
```