

Marius Ballot

Introduction à la robotique – TP1 – Rapport

I. Étude de l'algorithme

1. Si $\varepsilon = 1$ ou $\varepsilon = 0$, on retrouverait l'algorithme de base de A* étant :
$$f(nc) = g(nc) + h(nc, \text{ngoal})$$
2. On perdrait l'admissibilité de la fonction $h(nc, \text{ngoal})$, car on surestimerait le coût minimum du chemin entre nc et $ngoal$,

II. Implémentation et test de l'algorithme A*

1. Cette partie du code est responsable du rendu de la **Map**.

Je me suis permis d'optimiser le code en hydratant de manière dynamique les variables **dimX** et **dimY** avec les dimension de la matrice **occupancyGrid** directement.

```
332     occupancyGrid = np.array([
333         [0,0,0,0,0,0,0],
334         [0,1,1,0,1,1,0],
335         [0,0,1,0,0,1,0],
336         [1,0,0,0,0,1,0],
337         [0,1,1,1,0,1,0],
338         [0,0,0,0,0,1,0]])
339
340     # max adjacency degree
341     adjacency = 4
342
343     # dimensions of the map
344     dimX = occupancyGrid.shape[0]
345     dimY = occupancyGrid.shape[1]
```

2. La fonction **manhattanDist**, et modification des fonctions **heuristic** et **distance** :

```
def heuristic(node, nodeGoal):
    return manhattanDist(node, nodeGoal)

def distance(node1, node2):
    return manhattanDist(node1, node2)
# --- end of Astar ---

# distances

def manhattanDist(node1, node2):
    distance = abs(node1.x - node2.x) + abs(node1.y - node2.y)
    return distance
```

Teste de l'algo A* avec node de départ (0,0) et node d'arrivée (5,0) avec 4 d'adjacence :

```
startNodeNo = 0
goalNodeNo = 5
closedList, successFlag = carte.AStarFindPath(
    startNodeNo, goalNodeNo, epsilon=4.0)

print(successFlag)
```

Le **successFlag** retourné est **True**, l'algorithme a bien fonctionné.

3. Voici ma méthode **buildPath**. En reconstruisant le path depuis la fin de **cList**, on peut reconstruire path via le **parentNo** de chaque node

```
def buildPath(self, closedList):
    # local copy to not modify closedList parameter => work with a copy
    cList = list(closedList)
    path = []

    path.insert(0, cList[-1])
    parentExits = True

    while parentExits:
        parNode = self.graph.listOfNodes[path[0]].parentNo

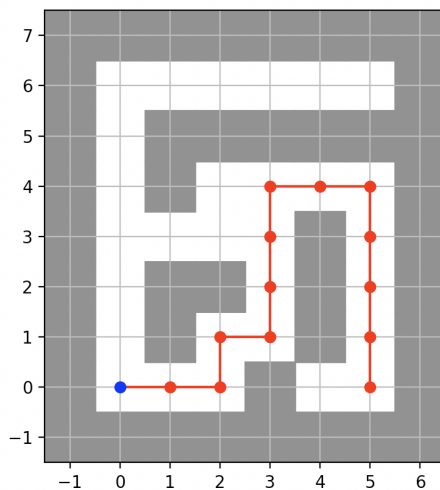
        if parNode == None:
            parentExits = False
        else:
            path.insert(0, parNode)

    return path
```

Voici d'ailleurs une comparaison de **cList** au dessus et **Path** en dessous.

```
[0, 1, 2, 8, 9, 15, 6, 21, 12, 20, 27, 28, 29, 23, 17, 11, 5]
[0, 1, 2, 8, 9, 15, 21, 27, 28, 29, 23, 17, 11, 5]
```

Voici la représentation du chemin en passant **path** dans **plotPathOnMap()**



4. Voici le snippet de code permettant de faire le remplissage de la matrice d'adjacence avec un degré de 8.

```
if (self.graph.adjacency == 8):
    if (y-1 >= 0 and x-1 >= 0): # down-left neighbour
        if (self.occupancy[x-1, y-1] == 0):
            self.graph.adjacencyMatrix[nc,
                                       nc-self.dimX-1] = 1

    if (y-1 >= 0 and x+1 < self.dimX): # down-right neighbour
        if (self.occupancy[x+1, y-1] == 0):
            self.graph.adjacencyMatrix[nc,
                                       nc+1-self.dimX] = 1

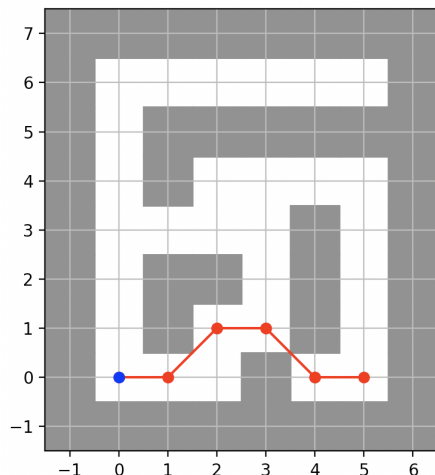
    if (y+1 < self.dimY and x-1 >= 0): # up-left neighbour
        if (self.occupancy[x-1, y+1] == 0):
            self.graph.adjacencyMatrix[nc,
                                       nc+self.dimX-1] = 1

    if (y+1 < self.dimY and x+1 < self.dimX): # up-right neighbour
        if (self.occupancy[x+1, y+1] == 0):
            self.graph.adjacencyMatrix[nc,
                                       nc+1+self.dimX] = 1
```

5. Remplissage de la fonction **euclidianDist**

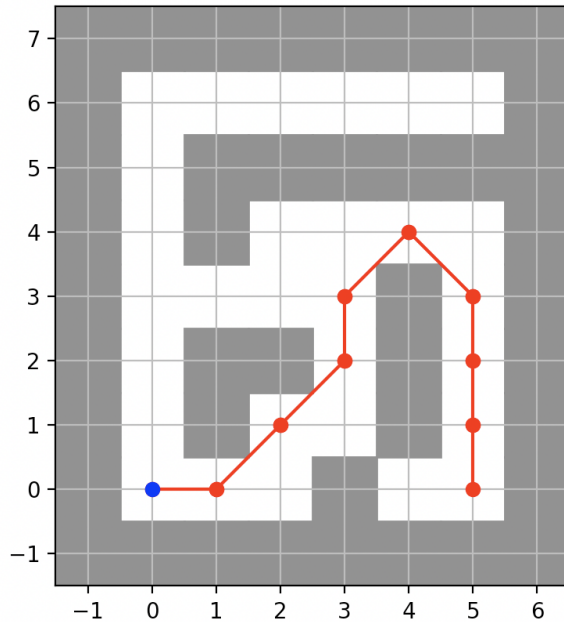
```
def euclidianDist(node1, node2):
    distance = math.sqrt(pow((node1.x-node2.x), 2) + pow((node1.y-node2.y), 2))
    return distance
```

Représentation du graph



Nous pouvons voir que ceci n'est pas le comportement attendu du fait que le chemin dessiner passe entre 2 obstacles en (3,0) et (4,1). Une solution est d'augmenter le coefficient ϵ .

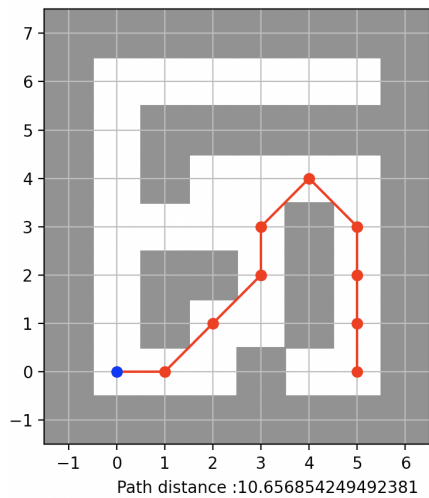
Ici avec $\epsilon=6$, nous obtenons le comportement attendu.



III. Calcul de la distance parcourue:

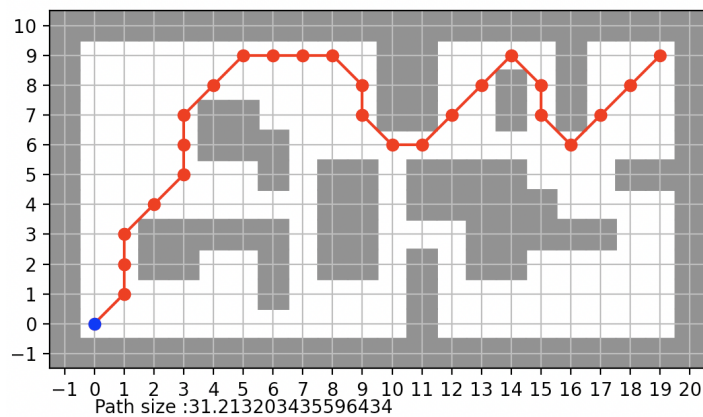
```
def builtPath(self, closedList):  
    # local copy to not modify closedList parameter => work with cList inside this function  
    cList = list(closedList)  
    distance = 0  
    path = []  
  
    path.insert(0, cList[-1])  
    parentExits = True  
  
    while parentExits:  
        parNode = self.graph.listOfNodes[path[0]].parentNo  
  
        if parNode == None:  
            parentExits = False  
        else:  
            distance += euclidianDist(  
                self.graph.listOfNodes[path[0]], self.graph.listOfNodes[parNode])  
            path.insert(0, parNode)  
  
    return path, distance
```

Affichage



Valeur de ϵ	0	1	2	3
Longueur du chemin	23.8	23.8	30.6	31.2
Nombre d'itérations	151	122	73	73
Nombre de nœuds explorés	152	187	32	28

Exemple de rendu pour $\epsilon = 3$



On peut remarquer que plus ϵ est grand, moins le chemin est optimisé, mais le cout de recherche est aussi moins important