BTTH - NM TTNT - TUẦN 5

21280099 - Nguyễn Công Hoài Nam

Ngày 4 tháng 12 năm 2023

I. Bài toán

TSP (Traveling Salesperson Problem): Cho trước n thành phố và các khoảng cách d_{ij} giữa mỗi cặp thành phố, tìm tour ngắn nhất sao cho mỗi thành phố được viếng thăm chỉ một lần. Sử dụng thuật toán A^* để giải bài toán TSP và heuristic được sử dụng là cây khung nhỏ nhất.

II. Cài đặt

1. Kiểm tra lỗi

Chương trình hoạt động đúng và không có lỗi

2. Hiểu biết về bài thực hành

Một chương trình viết bằng ngôn ngữ Python giải quyết bài toán TSP bằng thuật toán A^*

a. Các Class

TreeNode

```
# Structure to represent tree nodes in the A* expansion
class TreeNode(object):

def __init__(self,c_no,c_id,f_value,h_value,parent_id):
    self.c_no = c_no
    self.c_id = c_id
    self.f_value = f_value
    self.h_value = h_value
    self.parent_id = parent_id
```

Lớp dùng để biểu diễn một nút (thành phố) trong cây tìm kiếm A^* , gồm các thuộc tính

```
c no: số thứ tự của thành phố (nút)
```

c id: ID của nút

f value: giá trị hàm f của nút

 $\mathbf{h}_\mathbf{value} :$ giá trị hàm heuristic của nút

parent id: ID của nút cha

FringeNode

```
# Structure to represent fringe nodes in the A* fringe list
class FringeNode(object):

def __init__(self,c_no,f_value):
    self.f_value = f_value
    self.c_no = c_no
```

Đại diện cho một nút trong danh sách Fringe Node gồm thứ tự và giá trị f_value, danh sách này chứa các nút mà nút hiện tại có thể đi dược, thuật toán A^* lựa chọn nút kế tiếp dựa vào mức độ ưu tiên thông qua thuộc tính f_value (giá trị f nhỏ nhất)

Graph

```
class Graph():

def __init__(self, vertices):
    self.V = vertices
    self.graph = [[0 for column in range(vertices)]
    for row in range(vertices)]
```

Dùng để biểu diễn đồ thị bao gồm số đỉnh của đồ thị (vertices), và một ma trận kề ban đầu khởi tạo mặc định bằng 0.

Bao gồm các phương thức:

- printMST(self, parent, d temp, t)
- minKey(self, key, mstSet)
- primMST(self, d temp, t)

printMST dùng để in ra MST (Minimum Spanning Tree) và tính trọng số của cây khung đó để đánh giá

```
# A utility function to print the constructed MST stored in parent[]
  def printMST(self, parent, d_temp, t):
3
       #print("Edge \tWeight")
       sum_weight = 0
4
       min1 = 10000
5
       min2 = 10000
6
       r_temp = {} #Reverse dictionary
8
       for k in d_temp:
          r_temp[d_temp[k]] = k
9
10
      for i in range(1, self.V):
           # print(parent[i]. "-", i, "\t", self.graph[i][parent[i]])
12
           sum_weight = sum_weight + self.graph[i][parent[i]]
           if (graph[0][r_temp[i]] < min1):</pre>
14
               min1 = graph[0][r_temp[i]]
15
           if (graph[0][r_temp[parent[i]]] < min1):</pre>
16
               min1 = graph[0][r_temp[parent[i]]]
17
18
           if (graph[t][r_temp[i]] < min2):</pre>
               min2 = graph[t][r_temp[i]]
19
           if (graph[t][r_temp[parent[i]]] < min2):</pre>
20
21
               min2 = graph[t][r_temp[parent[i]]]
       return (sum_weight + min1 + min2)%10000
```

minKey dùng để tìm nút có trọng số thấp nhất của các đỉnh chưa được duyệt, để thêm vào cây khung

```
# A utility function to find the vertex with
# minimum distance value, from the set of vertices
# not yet included in shortest path tree

def minKey(self, key, mstSet):

# Initilaize min value
min = sys.maxsize
for v in range(self.V):
    if key[v] < min and mstSet[v] == False:
        min = key[v]
        min_index = v

return min_index</pre>
```

primMST sử dụng thuật toán Prim để xác định cây khung nhỏ nhất, hàm trả về tổng trọng số của cây khung đó

```
def primMST(self, d_temp, t):
      # Key values used to pick minium weight edge in cut
3
      key = [sys.maxsize] * self.V
      parent = [None] * self.V # Array to store constructed MST
5
6
      # Make key 0 so that this vertex is picked as fisrt vertex
      key[0] = 0
      mstSet = [False] * self.V
8
      sum_weight = 10000
9
      parent[0] = -1 # First node is always the root of
10
      for c in range(self.V):
12
13
          # Pick the minimum distance vertex from the set of vertices not yet processed
14
          # u is always equal to src in first iteration
15
16
          u = self.minKey(key, mstSet)
17
18
          # Put the minimum distance vertex in the shortest path tree
          mstSet[u] = True
19
```

```
20
21
            # Update dist value of the adjacent vertices of the picked vertex only if the
            \ensuremath{\text{\#}} current distance is greater than new distance and
22
            # the vertex in not in the shortest path tree
23
            for v in range(self.V):
                 # graph[u][v] is non zero only for adjacent vertices of m
25
                 # mstSet[v] is false for vertices not yet included in MST
26
                 # update the key only if graph[u][v] is smaller than key[v]
if self.graph[u][v] > 0 and mstSet[v] == False and key[v] > self.graph[u][v]:
27
28
                      key[v] = self.graph[u][v]
29
                      parent[v] = u
       return self.printMST(parent, d_temp, t)
```

b. Functiion

heuristic(tree, p_id, t, V, graph) dựa vào cây khung nhỏ nhất, ước lượng heuristic từ nút gốc đến nút đích

```
def heuristic(tree, p_id, t, V, graph):
                       # Set to store visited nodes
      visited = set()
      visited.add(0)
      visited.add(t)
      if (p_id != -1):
           tnode = tree.get_node(str(p_id))
6
           # Find all visited nodes and add them to the set
           while (tnode.data.c_id != 1):
9
               visited.add(tnode.data.c_no)
               tnode = tree.get_node(str(tnode.data.parent_id))
10
      1 = len(visited)
      num = V - 1  # No of unvisited nodes
      if (num != 0):
13
          g = Graph(num)
14
           d_{temp} = \{\}
15
          key = 0
16
          # d_temp dictionary stores mappings of original city no as (key) and new sequential no as
17
       value for MST to work
          for i in range(V):
              if (i not in visited):
19
                   d_temp[i] = key
20
                   key = key + 1
21
          i = 0
22
23
           for i in range(V):
              for j in range(V):
                   if ((i not in visited) and (j not in visited)):
25
                       g.graph[d_temp[i]][d_temp[j]] = graph[i][j]
26
           # print(g.graph)
27
28
           mst_weight = g.primMST(d_temp, t)
           return mst_weight
30
      else:
         return graph[t][0]
31
```

- 1. Khởi tạo tập hợp visited:
 - Thêm các nút 0 và t vào tập hợp visited.
- 2. Kiểm tra p_id khác -1 (không là nút gốc):
 - Đi từ p_id lên đến nút gốc để tìm tất cả các nút đã thăm và thêm chúng vào tập hợp visited.
- 3. Tính độ dài và số nút chưa thăm:
 - Độ dài của tập hợp visited được lưu trong biến 1.
 - Tính số lượng nút chưa thăm (num) bằng cách trừ số nút đã thăm từ tổng số nút (V).
- 4. Kiểm tra số nút chưa thăm:
 - Nếu num khác 0:
 - Khởi tạo một đồ thị mới g với num đỉnh.
 - Tạo một từ điển ${\tt d_temp}$ để ánh xạ số hiệu của các nút chưa th
ăm sang số hiệu mới từ 0 đến num 1
 - Xây dựng đồ thị mới g chỉ chứa các nút chưa thăm và trọng số cạnh giữa chúng từ đồ thị ban đầu graph.
 - Tính trọng số của cây khung nhỏ nhất (mst_weight) bằng cách thực hiện thuật toán Prim (primMST) trên g với d_temp và t làm điểm đích.

- Trả về mst_weight.
- Ngược lại:
 - Nếu không có nút nào chưa thăm (num == 0), trả về trọng số của cạnh từ thành phố t đến thành phố 0 trong đồ thị ban đầu graph.

checkPath(tree, toExpand, V) kiểm tra xem đường đi tìm được có đi qua tất cả các đỉnh của đồ thị hay không (gọi là hoàn chỉnh)

```
def checkPath(tree, toExpand, V):
       tnode = tree.get_node(str(toExpand.c_id)) # Get the node to expand from the tree
2
       list1 = list() # List to store the path
3
4
       # For 1st node
       if (tnode.data.c_id == 1):
           # print("In If")
6
           return 0
8
       else:
           # print("In else")
9
           depth = tree.depth(tnode) # Check depth of the tree
           s = set() # set to store nodes in the path
           # nodes in the way to the set and list
12
           \mbox{\tt\#} do up in the tr \mbox{\tt using} the parent pointer and add all
           while (tnode.data.c_id != 1):
14
15
               s.add(tnode.data.c_no)
               list1.append(tnode.data.c_no)
16
               tnode = tree.get_node(str(tnode.data.parent_id))
17
           list1.append(0)
18
           if (depth == V and len(s) == V and list1[0] == 0):
19
               print("Path complete")
20
               list1.reverse()
22
               print(list1)
               return 1
23
           else:
24
25
               return 0
```

startTSP(graph, tree, V) tổng hợp giải bài toán TSP

```
def startTSP(graph, tree, V):
               goalState = 0
 3
               times = 0
               toExpand = TreeNode(0, 0, 0, 0, 0) # Node to expand
 4
               key = 1 # Unique Identifier for a node in the tree
 5
               heu = heuristic(tree, -1, 0, V, graph) # Heurisitic for node 0 in the tree tree.create_node("1", "1", data=TreeNode(0, 1, heu, heu, -1)) # Create 1st node in the tree i.e.
 6
                 Oth city
               fringe_list = {} # Fringe List(Dictionary)(FL)
               fringe_list[key] = FringeNode(0, heu) # Adding 1st node in FL
 9
               key = key + 1
11
               while (goalState == 0):
12
                       minf = sys.maxsize
                        # Pick node having min f_value from the fringe list
13
                        for i in fringe_list.keys():
14
                                 if (fringe_list[i].f_value < minf):</pre>
15
16
                                          toExpand.f_value = fringe_list[i].f_value
                                          toExpand.c_no = fringe_list[i].c_no
17
                                          toExpand.c_id = i
18
                                          minf = fringe_list[i].f_value
19
20
                       \label{eq:hamiltonian} h \ = \ tree.get\_node(str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ of \ selected \ node \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ value \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ \# \ heuristic \ (str(toExpand.c\_id)).data.h\_value \ (str(toExpand.c\_id)).
21
                        val = toExpand.f_value - h # g value of selected node
22
                       path = checkPath(tree, toExpand, V) # check path of tselected node if it is complete or not
23
                            If node to expand is 0 and path is complete, we are done
24
                        # We check node at the time of expansion and not at the time of generation
25
26
                        if (toExpand.c_no == 0 and path == 1):
27
                                 goalState = 1
28
                                 cost = toExpand.f_value #total actual cost incurred
                        else:
29
                                del fringe_list[toExpand.c_id] # remove node from FL
30
31
                                 j = 0
                                 \# Evaluate f_values and h_values of adjacent nodes of the node to expand
32
33
                                 while (j < V):
                                          if (j != toExpand.c_no):
34
                                                  h = heuristic(tree, toExpand.c_id, j, V, graph) # Heuristic calc
35
                                                   f_val = val + graph[j][toExpand.c_no] + h # g(parent) + g(parent->child) + h(
36
               child)
                                                   fringe_list[key] = FringeNode(j, f_val)
37
                                                   tree.create_node(str(toExpand.c_no), str(key), parent=str(toExpand.c_id),
38
                                                                                         data=TreeNode(j, key, f_val, h, toExpand.c_id))
39
                                                  kev = kev + 1
40
                                          j = j + 1
41
               return cost
```

Các bước:

- 1. Khởi tao
 - goalState = 0: Nút gốc = 0
 - times = 0: Biến này đếm số lần lặp trong quá trình tìm kiếm.
 - toExpand: Đây là một đối tượng TreeNode đại diện cho nút cần mở rộng trong quá trình tìm kiếm.
 - key = 1: Đây là một giá trị định danh duy nhất cho mỗi nút trong cây tìm kiếm.
 - heu: Đây là giá trị heuristic cho nút 0 trong cây tìm kiếm.
 - tree: Đây là cây tìm kiếm, được đại diện bằng một đối tượng cây.
 - fringe_list: Đây là một từ điển (dictionary) đại diện cho danh sách fringe (FL). Mỗi khóa trong từ điển là một giá trị key và mỗi giá trị tương ứng là một đối tượng FringeNode.
 - cost: Đây là biến lưu trữ giá trị chi phí tối ưu tìm thấy cho TSP.
- 2. Tạo nút đầu tiên trong cây tìm kiếm:
 - Sử dụng giá trị heuristic của nút 0 (được tính bằng hàm heuristic) để tạo nút đầu tiên trong cây tìm kiếm. Nút này đại diện cho thành phố 0.
 - Gán giá trị heu cho f_value của nút đầu tiên.
 - Thêm nút đầu tiên này vào cây tìm kiếm và danh sách fringe.
- 3. Bắt đầu vòng lặp tìm kiếm:
 - Trong khi chưa đạt được trạng thái mục tiêu (goalState = 0), tiếp tục thực hiện các bước sau:
 - Tìm nút có giá trị f_value nhỏ nhất trong danh sách fringe (fringe_list) để mở rộng.
 - Lấy giá trị h_value của nút được chọn từ cây tìm kiếm.
 - Tính giá trị val bằng cách trừ h_value từ f_value của nút được chọn.
 - Kiểm tra xem đường đi từ nút được chọn đã hoàn thành hay chưa bằng cách sử dụng hàm checkPath.
 Nếu đã hoàn thành, gán goalState = 1 và lưu trữ giá trị f_value vào biến cost.
 - Nếu đường đi chưa hoàn thành, loại bỏ nút được chọn khỏi danh sách fringe.
 - Duyệt qua tất cả các thành phố khác (từ 0 đến V) để tính toán giá trị f_value và h_value cho các nút con của nút được chọn.
 - Thêm các nút con này vào danh sách fringe và cây tìm kiếm.
- 4. Trả về giá trị cost:
 - Khi đã đạt được trạng thái mục tiêu, trả về giá trị cost là giá trị tối ưu của TSP.

Hàm main khởi tạo số đỉnh V và đồ thị, thực thi thuật toán

```
if __name__ == '__main__':
    V = 4

graph = [[0, 5, 2, 3], [5, 0, 6, 3], [2, 6, 0, 4], [3, 3, 4, 0]]

tree = Tree()
ans = startTSP(graph, tree, V)
print("Ans is " + str(ans))
```

III. Kết quả

```
/Data/Data\ chung/Course\ HK1\ 23-24/Introduce\ to\ AI/Tuan\ 5/Souce _code_Tuan5.py
Path complete
[0, 2, 3, 1, 0]
Ans is 14
```

Hình 1: Console chạy thuật toán