ĐẠI HỌC QUỐC GIA HỒ CHÍ MINH TRƯỜNG ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIÊN KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN



Cơ sở Trí tuệ nhân tạo

LAB 01: Uninformed Search & Informed Search Sinh viên thực hiện: Nguyễn Phúc Thuần

Giáo viên hướng dẫn: GS.TS. Lê Hoài Bắc Thầy Nguyễn Bảo Long

Table of Contents

I. Bài toán tìm kiếm	3
1. Các thành phần của bài toán tìm kiếm	3
2. Bài toán tìm kiếm nói chung	
II. Ý tưởng và đánh giá thuật toán	
1. Depth First Search (DFS)	
2. Breadth First Search (BFS)	
3. Uniform Cost Search (UCS)	6
4. A Star (A*)	
IV. So sánh các thuật toán	
1. UCS, Greedy và A*:	
2. UCS và Dijkstra:	10
V. Kết quả thực nghiệm	11
1. DFS	11
2. BFS	
3. UCS và GBFS	13
4. Astar	
VI. Tham khảo	16

I. Bài toán tìm kiếm

1. Các thành phần của bài toán tìm kiếm

Một bài toán tìm kiếm có 05 thành phần:

- Q: tập hữu hạn các trạng thái.
- S: tập các trạng thái ban đầu. $S \subseteq Q$
- G: tập các trang thái đích. $G \subseteq Q$
- Hàm sinh trạng thái con P: $Q \rightarrow P(Q)$ là một hàm nhận một trạng thái đầu vào và trả ra kết quả là một tập trạng thái con của trạng thái đó. Nói cách khác, P(s) là "tập các trạng thái có thể đạt được từ s trong một bước".
- Chi phí cost: $cost(q_1,q_2)$ là hàm nhận đầu vào là 02 trạng thái q_1,q_2 kề nhau làm đầu vào, và trả ra chi phí của bước di chuyển từ trạng thái q_1 đến trạng thái q_2 .

2. Bài toán tìm kiếm nói chung

Có 2 cách giải bài toán tìm kiếm bao gồm: tìm kiếm mù (uninformed search) và tìm kiếm với tri thức bổ sung (informed search).

Tiêu chí	Informed Search	Uninformed Search
Tên gọi khác	Tìm kiếm Heuristic	Tìm kiếm mù
Sử dụng tri thức bổ sung	Có	Không
Hiệu quả tìm kiếm	Nhanh	Chậm
Khả năng hoàn thành	Có thể không hoàn thành	Luôn hoàn thành
Chi phí tìm kiếm	Thấp	Cao
Gợi ý hướng tìm kiếm	Có trước gợi ý dựa trên tri thức bổ sung	Không có bất kì gợi ý nào
Độ phức tạp của việc cài đặt	Cài đặt đơn giản	Cài đặt phức tạp hơn
Khả năng giải bài toán lớn	Có thể giải được trong mức độ cho phép khi bài toán lớn dần.	Khó có thể giải được trong mức độ cho phép khi bài toán lớn dần.
Các thuật toán	Greedy A* search Hill Climbing	DFS BFS Dijkstra

Cách giải một bài toán tìm kiếm nói chung:

```
Xét tập trạng thái Q, trạng thái bắt đầu S, trạng thái kết thúc G:

Khởi tạo tập closed_set rỗng, tập open_set chứa S

Khi open_set khác rỗng thực hiện:

Lấy từ open_set ra một trạng thái q

Nếu q là G thì trả ra đường đi đến q

Nếu q đã nằm trong closed_set thì bỏ qua nó

Chuyển q sang closed_set
```

Lấy danh sách trạng thái kề (trạng thái con) neighbors của ${\bf q}$

Với mỗi trạng thái con nb trong neighbors: Nếu nb chưa nằm trong closed_set thì thêm nó vào open set

II. Ý tưởng và đánh giá thuật toán

Xét các thông số sau:

N là số trang thái của bài toán, hay N = |Q|

B là số trạng thái con trung bình (B > 1)

 L_{op} là số lần chuyển đổi trạng thái tối ưu (tức là số lần chuyển đổi trạng thái từ S đến G với chi phí thấp nhất)

 L_{max} là số lần chuyển đổi trạng thái lớn nhất không chu trình từ S đến trạng thái bất kì nào đó.

 N_O là kích cở của hàng đợi ưu tiên $N_O = |Q_{prioriv}|$

1. Depth First Search (DFS)

a. Ý tưởng

Từ một đỉnh, ta duyệt theo một nhánh bất kì, sau khi đi hết nhánh đó thì quay lại duyệt các đỉnh còn lại. Thuật toán dừng lại khi tất cả các đỉnh đều đã được duyệt qua.

b. Mã giả

```
Xét tập trạng thái Q, trạng thái bắt đầu S, trạng thái kết thúc G:
Khởi tạo tập closed_set rỗng, tập open_set là stack chứa S
Khi open_set khác rỗng thực hiện:
Lấy từ đỉnh stack open_set ra trạng thái q
Nếu q là G thì trả ra đường đi đến q
```

```
Nếu q đã nằm trong closed set thì bỏ qua nó
   Chuyển q sang closed set
  Lấy danh sách trang thái kề (trang thái con) neighbors của q
   Với mỗi trang thái con nb trong neighbors:
      Nếu nb chưa nằm trong closed set thì push nó vào đỉnh open set
def search(Q, S, G):
  closed set = []
  open set = stack[S]
   while not open set.empty():
     q = open_set.pop()
     if q in closed set: continue
     if q == G:
        return backtrack(q)
     closed set.append(q)
     neighbors = q.getNeighbors()
     for nb in neighbors:
        if not neighbors in closed set:
            open_set.push(nb)
```

Ngoài ra, ta cũng tính thêm trường hợp nb không nằm trong open_set để đảm bảo không tao ra chu trình.

c. Đánh giá thuật toán

- Khả năng hoàn thành: có nếu không có nhánh nào đi đến vô cùng và không có chu trình.
- Tối ưu: không
- Độ phức tạp về thời gian: $O(B^{L_{max}})$
- Độ phức tạp về không gian: $O(L_{max})$

2. Breadth First Search (BFS)

a. Ý tưởng

Thuật toán dựa trên nguyên lý cháy lan của ngọn lửa, bắt nguồn từ một đỉnh duyệt qua tất cả đỉnh kề của nó. Với mỗi đỉnh kề đã duyệt, ta lại tiếp tục thực hiện duyệt sang các đỉnh kề của nó. Thuật toán dùng lại khi tất cả các đỉnh đều đã được duyệt qua.

b. Mã giả

```
Xét tập trạng thái Q, trạng thái bắt đầu S, trạng thái kết thúc G:
Khởi tạo tập closed_set rỗng, tập open_set là queue chứa S
Khi open_set khác rỗng thực hiện:
Lấy từ đầu queue open_set ra trạng thái q
Nếu q là G thì trả ra đường đi đến q
```

```
Nếu q đã nằm trong closed set thì bỏ qua nó
  Chuyển q sang closed set
  Lấy danh sách trang thái kề (trang thái con) neighbors của q
  Với mỗi trang thái con nb trong neighbors:
     Nếu nb chưa nằm trong closed set thì enqueue nó vào đuôi open set
def search(Q, S, G):
  closed set = []
  open set = queue[S]
  while not open set.empty():
     q = open_set.dequeue()
     if q in closed set: continue
     if q == G:
        return backtrack(q)
     closed set.append(q)
     neighbors = q.getNeighbors()
     for nb in neighbors:
        if not neighbors in closed set:
           open_set.enqueue(nb)
```

Ngoài ra, ta cũng tính thêm trường hợp nb không nằm trong open_set để đảm bảo không tao ra chu trình..

c. Đánh giá thuật toán

- Khả năng hoàn thành: có nếu bán kính lan rông hữu han.
- Tối ưu: có nếu chi phí chuyển đổi giữa các trang thái là như nhau.
- Độ phức tạp về thời gian: $O(min(N, B^{L_{op}}))$
- Đô phức tạp về không gian: $O(min(N, B^{L_{op}}))$

3. Uniform Cost Search (UCS)

a. Ý tưởng

Tương tự như BFS nhưng thay vì duyệt tất cả trạng thái kề ở mỗi bước thì ta ưu tiên chọn trạng thái có chi phí thấp nhất để duyệt, sau đó cập nhật chi phí của các trạng thái con của trạng thái đó.

b. Mã giả

```
Xét tập trạng thái Q, trạng thái bắt đầu S, trạng thái kết thúc G:
Khởi tạo tập closed_set rỗng, tập open_set là priority queue chứa "S với chi phí 0"
Khi open_set khác rỗng thực hiện:
Lấy từ đầu queue open_set ra trạng thái q có f(q) nhỏ nhất
Nếu q là G thì trả ra đường đi đến q
```

```
Nếu q đã nằm trong closed set thì bỏ qua nó
   Chuyển q sang closed set
  Lấy danh sách trang thái kề (trang thái con) neighbors của q
   Với mỗi trang thái con nb trong neighbors:
      Nếu nh đã nằm trong closed set thì bỏ qua
     Tính toán cost(nb) khi đi qua q: cost(nb) = cost(q) + cost(q, nb)
     Nếu nb chưa nằm trong open set thì thêm nó và costvào open set
      Ngược lại, nếu nb đã nằm trong open_set và cost(nb) hiện tại lớn hơn cost(nb) khi
qua q mới thì cập nhật đường đi đến nh và cost(nh) trong open set
def search(Q, S, G):
  closed set = []
  open set = PriorityQueue\{(S, 0)\}
   while not open_set.empty():
     q = open set.get()
     if q in closed set:
        continue
     if q == G:
        return backtrack(q)
     closed set.append(q)
     neighbors = q.getNeighbors()
      for nb in neighbors:
        if not neighbors in closed set:
            cost from_q = cost(q) + cost(q to nb)
            if nb not in open set:
                open_set.put((nb, f_from_q))
            elif f_from_q < f(nb):
                update path to nb and cost(nb) in open set
```

c. Đánh giá thuật toán

- Khả năng hoàn thành: có.
- Tối ưu: có.
- Độ phức tạp về thời gian: $O(\log N_O \times min(N, B^{L_{op}}))$
- Độ phức tạp về không gian: $O(min(N,B^{L_{op}}))$

4. A Star (A*)

a. Ý tưởng

Là thuật toán tìm kiếm sử dụng thông tin bổ sung (hàm heuristic).

Tương tự như UCS nhưng thay vì chỉ tính chi phí di chuyển giữa các trạng thái, ta tính thêm một giá trị tri thức bổ sung (ví dụ khoảng cách từ trạng thái hiện tại đến trạng

thái đích), sau đó cập nhật tổng chi phí di chuyển và giá trị tri thức bổ sung của các trạng thái con của trạng thái đó.

b. Mã giả

```
Xét tập trang thái Q, trang thái bắt đầu S, trang thái kết thúc G, là tổng chi phí
chuyển đổi trang thái và giá tri tri thức bổ sung:
Khởi tao tập closed set rỗng, tập open set là priority queue chứa "S với \square = 0"
Khi open set khác rỗng thực hiện:
  Lấy từ đầu queue open set ra trang thái q có f nhỏ nhất
  Nếu q là G thì trả ra đường đi đến q
  Nếu q đã nằm trong closed set thì bỏ qua nó
  Chuyển q sang closed set
  Lấy danh sách trang thái kề (trang thái con) neighbors của q
   Với mỗi trang thái con nb trong neighbors:
      Nếu nh đã nằm trong closed set thì bỏ qua
     Tính toán chi phí đi đến nh khi đi từ q
     Nếu nb chưa nằm trong open_set thì thêm nó và chi phí đi đến nó vào open_set
     Ngược lại, nếu nh đã nằm trong open set và chi phí đi đến nh hiện tại lớn hơn chi
phí đi đến nb từ q thì cấp nhất đường đi đến nb và chi phí của nó trong open set
def search(Q, S, G):
  closed_set = []
  open set = PriorityQueue\{(S, 0)\}
   while not open set.empty():
     q = open set.get()
     if q in closed set:
        continue
     if q == G:
        return backtrack(q)
     closed set.append(q)
     neighbors = q.getNeighbors()
     for nb in neighbors:
        if not neighbors in closed set:
            cost\_from\_q = cost(q) + cost(q to nb)
            if nb not in open set:
                open_set.put((nb, cost_from q))
            elif cost\_from\_q < cost(nb):
                update path, cost to nb
```

c. Đánh giá thuật toán

- Khả năng hoàn thành: có.
- Tối ưu: có khi heuristic đủ tốt.
- Độ phức tạp về thời gian: $O(\log N_O \times min(N, B^{L_{op}}))$

- Độ phức tạp về không gian: $O(min(N,B^{L_{op}}))$

d. Heuristic trong tìm kiếm:

Heuristic là phương pháp giải quyết vấn đề dựa trên phỏng đoán, kinh nghiệm (hay còn gọi là tri thức bổ sung) để tìm ra giải pháp gần như là tốt nhất và nhanh chóng trong khoảng giá trị chấp nhận được. Hàm heuristic trong bài toán tìm kiếm là hàm ứng với mỗi trạng thái sẽ mang một giá trị tri thức bổ sung đối với trạng thái kết thúc, và dựa vào giá trị hàm này, ta lựa chọn hành động tiếp theo (tức là đưa ra quyết định chuyển đến trạng thái con nào).

Một số loại hàm heuristic trong A* bao gồm:

- Hàm Manhattan là hàm heuristic đơn giản nhất trong thuật toán A*. Hàm này tính khoảng cách từ trạng thái hiện tại đến trạng thái đích bằng cách lấy tổng giá trị tuyệt đối của hiệu giữa tọa độ x và y của trạng thái hiện tại và trạng thái đích. Hàm Manhattan có thể được sử dụng trong các bài toán tìm đường đi ngắn nhất trên một lưới ô vuông chỉ đi theo 4 hướng.

$$h(q) = |x_a - x_G| + |y_a - y_G|$$

- Hàm Euclid là hàm heuristic được sử dụng phổ biến trong thuật toán A*. Hàm này tính khoảng cách từ trạng thái hiện tại đến trạng thái đích bằng cách sử dụng định lý Pythagoras để tính khoảng cách giữa 2 điểm trong không gian Euclid. Hàm Euclid có thể được sử dụng trong các bài toán tìm đường đi ngắn nhất trên một lưới ô vuông có thể đi theo 8 hướng.

$$h(q) = \sqrt{(x_q - x_G)^2 + (y_q - y_G)^2}$$

- Hàm Diagonal là hàm heuristic khác được sử dụng trong thuật toán A*. Hàm Diagonal có thể được sử dụng trong các bài toán tìm đường đi ngắn nhất trên một lưới ô vuông có thể đi theo 8 hướng mà không kể đến chi phí giữa các trạng thái.

$$h(q) = D \times (dx + dy) + (D_2 - 2D) \times min(dx, dy)$$
 với $D = 1$, $D_2 = \sqrt{2}$

- Hàm Octile là hàm heuristic cuối cùng trong thuật toán A*. Hàm Octile có thể được sử dụng trong các bài toán tìm đường đi ngắn nhất trên một lưới ô vuông có thể đi theo 8 hướng.

$$h(q) = max(dx, dy) + (\sqrt{2} - 1) \times min(dx, dy)$$

IV. So sánh các thuật toán

1. UCS, Greedy và A*:

Tiêu chí	UCS	Greedy	A*
Chọn trạng thái để mở	Trạng thái có chi phí g thấp nhất	Trạng thái có giá trị heuristic h thấp nhất	Trạng thái có giá trị f $= g + h thấp nhất$
Số trạng thái mở	Nhiều, có thể mở nhiều trạng thái không nằm trong đường đi tối ưu	Ít	Ít hơn UCS, có thể mở nhiều trạng thái không nằm trong đường đi tối ưu
Hoàn thành	Có	Có thể không	Có
Tối ưu	Có	Không	Có
Tốc độ	Chậm	Nhanh hơn A*	Nhanh hơn UCS

2. UCS và Dijkstra:

Tiêu chí	UCS	Dijkstra	
Điều kiện dừng	Tìm được đường đi ngắn nhất đến G	Tìm được đường đi ngắn nhất đến tất cả các trạng thái.	
Priority Queue	Trống lúc đầu, thêm các trạng thái trong khi duyệt	Khởi tạo tất cả đỉnh với chi phí vô cực	
Bộ nhớ	Ít hơn Dijkstra	Nhiều	

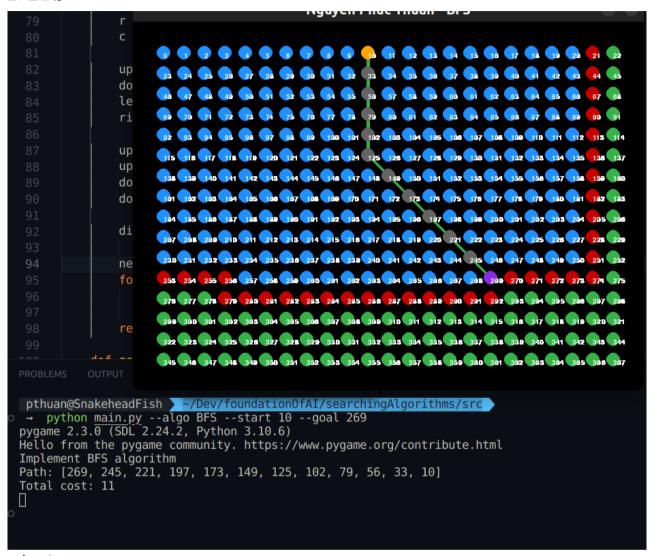
V. Kết quả thực nghiệm

1. DFS



Bắt đầu từ đỉnh 10, đi sâu theo một hướng đến khi không thể đi được nữa thì đổi sang hướng khác (thứ tự đổi hướng theo thứ tự ngược lấy đỉnh kề của Space định nghĩa: down right, down left, up right, up left, right, left, down, up).

2. BFS

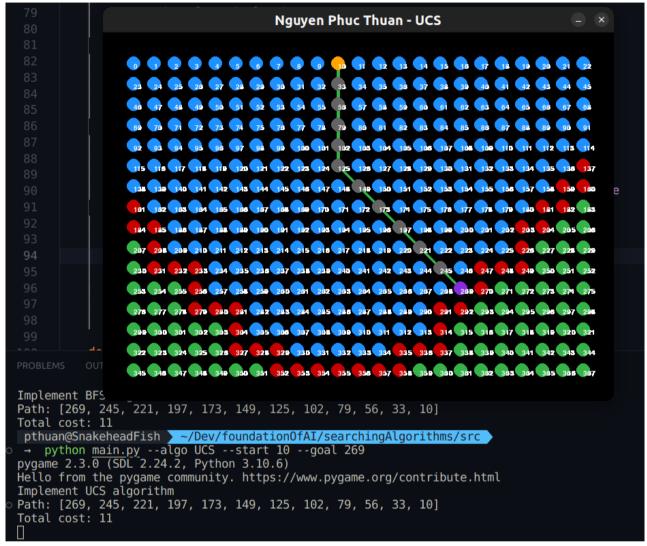


Bắt đầu từ đỉnh 10, quét ra 8 hướng tìm được 34, 32, 33, 11, 9, sau đó từ các đỉnh này lại lan sang 8 hướng bên cạnh, sau đó lại tiếp tục với các đỉnh được quét mới.

Mở rộng theo bán kính vuông so với điểm bắt đầu (10).

3. UCS và GBFS

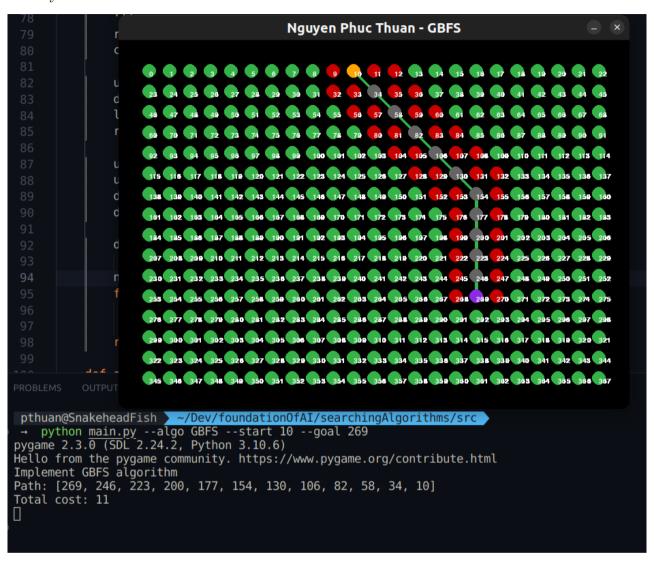
UCS:



Bắt đầu từ đỉnh 10, quét ra 8 hướng tìm được 34, 32, 33, 11, 9, sau đó từ các đỉnh chọn đỉnh có chi phí thấp nhất (34) để quét các đỉnh kề, sau đó lại tiếp tục với các đỉnh đã được quét chon đỉnh có chi phí thấp nhất và cứ thế lặp lai tương tư đến khi tìm được 269.

Mở rộng theo bán kính tròn so với điểm bắt đầu (10).

Greedy BFS:



4. Astar



Bắt đầu từ đỉnh 10, quét ra 8 hướng tìm được 34, 32, 33, 11, 9. Sau đó tính được đỉnh số 34 có f_{34} =1+heuristic(34)=1+11.18 nhỏ nhất nên mở rộng sang 34. Sau đó tiếp tục quét ra 8 hướng tìm được 56, 57, 58, 12, 35 và tính được 58 có f nhỏ nhất và mở rộng sang 58. Lặp lại tương tự đến khi tìm được 269.

VI. Tham khảo

- CS 188 | Introduction to Artificial Intelligence, Fall 2018: Week 1 Uninformed Search & A* Search and Heuristics.
- Artificial Intelligence: a Modern Approach, EBook, Global Edition.
- Thuật Giải A*: https://www.iostream.vn/giai-thuat-lap-trinh/thuat-giai-a-DVnHj
- \bullet A* Search Algorithms in Geeks For
Geeks forum: https://www.geeksforgeeks.org/a-search-algorithm

- HÊT -