

PACMAN PROJECT 1

q1, q2

Σε αυτές τις ασκήσεις υλοποιήθηκε ο αλγόριθμος όπως περιγράφεται στις διαφάνειες:

Αναζήτηση Πρώτα κατά Πλάτος

function BREADTH-FIRST-SEARCH(*problem*) **returns** a solution or failure

node ← a node with STATE=*problem*.INITIAL-STATE, PATH-COST=0

if *problem*.GOAL-TEST(*node*.STATE) **then return** SOLUTION(*node*)



frontier ← a FIFO queue with *node* as the only element

explored ← an empty set

loop do

if EMPTY?(*frontier*) **then return** failure

node ← POP(*frontier*)

 add *node*.STATE to *explored*

for each *action* in *problem*.ACTIONS(*node*.STATE) **do**

child ← CHILD-NODE(*problem*, *node*, *action*)

if *child*.STATE is not in *explored* or *frontier* **then**

if *problem*.GOAL-TEST(*child*.STATE) **then return** SOLUTION(*child*)

frontier ← INSERT(*child*, *frontier*)



Υπάρχουν μερικές διαφορές (optimizations) στην ακριβής υλοποίηση όσον αφορά στο πότε ελέγχουμε για goal state διότι δεν αρέσει στον autograder να κάνουμε περιττά expansions.

Το "explored" υλοποιήθηκε με set() στην python, ενώ το frontier με ουρά (στο DFS, q1) και αντίστοιχα με στοίβα (στο BFS, q2). Η στοίβα και η ουρά διαθέτονται έτοιμες από το `util.py`. Η διαφορά αυτή του frontier είναι η μόνη διαφορά μεταξύ του BFS και του DFS.

Στο frontier εισάγεται ένα tuple που περιέχει το node (state) και το path μέχρι τώρα (για το επιστρέψουμε στο τέλος), αποθηκευμένο σε list.

q3, q4

Εδώ πάλι υλοποιήθηκαν οι αλγόριθμοι UCS και Astar όπως περιγράφονται στις διαφάνειες.

Αναζήτηση Ομοιόμορφου Κόστους

function UNIFORM-COST-SEARCH(*problem*) **returns** a solution or failure

node ← a node with STATE=*problem*.INITIAL-STATE, PATH-COST=0

frontier ← a priority queue ordered by PATH-COST, with *node* as the only element

explored ← an empty set

loop do

if EMPTY?(*frontier*) **then return** failure

node ← POP(*frontier*)

if *problem*.GOAL-TEST(*node*.STATE) **then return** SOLUTION(*node*)

 add *node*.STATE to *explored*

for each *action* in *problem*.ACTIONS(*node*.STATE) **do**

child ← CHILD-NODE(*problem*, *node*, *action*)

if *child*.STATE is not in *explored* or *frontier* **then**

frontier ← INSERT(*child*, *frontier*)

else if *child*.STATE is in *frontier* with higher PATH-COST **then**

 replace that *frontier* node with *child*

Για το frontier εδώ χρησιμοποίησα το priority queue που ορίζεται στο `util.py`.

Επιπλέον, χρησιμοποίησα και ένα dictionary (`costs`) για να κάνω track το cost του κάθε node στο prioq.

Αξίζει να σημειωθεί ότι αυτή η συνθήκη:

if *child*.STATE is not in *explored* or *frontier* **then**

frontier ← INSERT(*child*, *frontier*)

else if *child*.STATE is in *frontier* with higher PATH-COST **then**

 replace that *frontier* node with *child*

Διαχειρίζεται πλήρως από το Priority Queue:

```
def update(self, item, priority):
    # If item already in priority queue with higher priority, update its priority and rebuild the heap
    # If item already in priority queue with equal or lower priority, do nothing.
    # If item not in priority queue, do the same thing as self.push.
    for index, (p, c, i) in enumerate(self.heap):
        if i == item:
            if p <= priority:
                break
            self.heap[index] = (priority, c, i)
            self._siftup(index)
```

οπότε είναι περιττή.

Στο prioq εισάγεται ένα tuple που κρατάει το node (state), το path και το cost.

Η υλοποίηση του astar είναι ίδια με του UCS απλά στο priority queue εισάγουμε τα nodes προσθέτοντας την ευρετική στο κόστος.

Για το `cornersproblem` υλοποίησα ένα `abstract state` που περιέχει το `position` του `pacman` καθώς και ένα `tuple` που κωδικοποιεί ποια `corners` έχουμε εξερευνήσει `((0, 0, 0, 0))` για κανένα `node explored` και `(1, 1, 1, 1)` για όλα (`goal state`). Ο λόγος που δεν χρησιμοποίησα λίστα ήταν επειδή δεν είναι `hashable` και δημιουργούσε πρόβλημα με το `visited` στο `bfs implementation`.

Αντίστοιχα στο `getSuccessors` ενημερώνεται το `tuple` ανάλογα με το αν το `node` που κάνουμε `expanded` είναι `corner`. (πρέπει να το μετατρέψουμε σε `list` και μετά πάλι σε `tuple` για να κάνουμε `edit` ένα `entry` επειδή δεν επιτρέπεται το `modification` των `tuples`).

q6

Για `heuristic` στο `q6` χρησιμοποιείται το εξής:

`heuristic = manhattan distance μεταξύ του state και του furthest corner`

Είναι εύκολο να δει κανείς γιατί αυτό είναι `admissible`. Όποια και να είναι η λύση, σίγουρα θα πρέπει να φτάνει στο πιο μακρινό `corner`. Και εφ'όσον το `manhattan distance` πάντα κάνει `underestimate` την απόσταση σε αυτό το `corner`, είναι `admissible`.

q7

Για `heuristic` στο `q7` είχα την εξής ιδέα. Για κάθε ζευγάρι κόμβων υπολογίζω την μεταξύ τους απόσταση με το `mazeDistance` και θα το αποθηκεύσω στο `heuristicInfo`, για να το κάνω μόνο μία φορά καθώς η `mazeDistance` είναι χρονοβόρα.

Έπειτα, θα χρησιμοποιήσω ως `heuristic` την απόσταση μεταξύ των δύο `dots` με την μεγαλύτερη μεταξύ τους απόσταση. Όποιο και αν είναι το μονοπάτι, θα περιέχει αυτά τα δύο `dots`, επομένως θα πρέπει να καλύψει αυτήν την απόσταση. Άρα είναι `admissible`. Αν υπάρχει ένα `dot`, απλά επιστρέφω το `manhattan distance` από το `pacman position` σε αυτό το `dot`.

q8

Η λύση του `q8` ήταν εξαιρετικά απλή. Πρώτα συμπληρώθηκε το `goal test` του `AnyFoodSearchProblem` (που ήταν απλά `return self.food[x][y]`) και έπειτα στο `ClosestDotSearchAgent` λύνουμε το πρόβλημα με `bfs` (`return search.bfs(problem)`).