

Andrea Augello

Department of Engineering, University of Palermo, Italy

---

# Ricerche informate ed euristiche



# Ricerche informate ed euristiche

In questa esercitazione vedremo ulteriori algoritmi di ricerca non informata e le ricerche informate, che utilizzano euristiche per guidare la ricerca verso le soluzioni.

Problema di esempio

Ricerca in ampiezza

Ricerca in profondità

Ricerca ad iterazione della profondità

Ricerca greedy

Algoritmo A\*

# Problema di esempio

---

# Problema di esempio

Come problema di esempio consideriamo il puzzle dell'otto. L'obiettivo è quello di spostare i numeri da 1 a 8 in modo da ottenere la configurazione finale:

2	4	3
7	1	
8	6	5



1	2	3
4	5	6
7	8	

# Problema di esempio

Per rappresentare lo stato utilizziamo una lista, rappresentando lo spazio vuoto con il numero 0:

```
start=[2,4,3,7,1,0,8,6,5]
```

```
goal =[1,2,3,4,5,6,7,8,0]
```

# Funzione di utilità

```
def state_to_str(state):  
    return "\n".join([" ".join([str(state[3 * i + j]) for j in  
        range(3)]) for i in range(3)]).replace("0", " ")
```

Prende in input una lista monodimensionale di 9 elementi e restituisce una stringa che rappresenta la griglia 3x3.

Una volta ottenuto un percorso, possiamo stampare i vari stati con:

```
for state in solution:  
    print(state_to_str(state), end="\r\033[2A", flush=True)  
    sleep(0.5)
```

# Agente

Rispetto alle esercitazioni precedenti, l'agente è stato modificato per tenere traccia del numero di stati generati per confrontare le prestazioni degli algoritmi.

```
class Agent():
def __init__(self, start, goal=[1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 0]):
    self.generated_states = 0
    self.start = start
    self.goal = goal
    self.moves = [[1, 0], [-1, 0], [0, 1], [0, -1]]

def move(self, state, move):
    return state

def next_paths(self, path):
    self.generated_states += 1
    yield path

def search(self):
    raise NotImplementedError
```



# Generazione degli stati successivi

- ▶ `move` è una funzione che prende in input uno stato e una mossa e restituisce lo stato ottenuto applicando la mossa allo stato, se la mossa è applicabile, altrimenti restituisce `None`.
  - ▶ Dopo la mossa lo spazio vuoto non può trovarsi in una posizione fuori dalla griglia.
  - ▶ Se lo spazio vuoto si trova in una posizione adiacente al bordo, non è possibile spostarlo verso il bordo.
- ▶ `next_paths` è una funzione che prende in input un percorso e restituisce una lista di percorsi ottenuti aggiungendo uno stato successivo allo stato finale del percorso.

# Generazione degli stati successivi

```
def next_paths(self, path):  
    for move in self.moves:  
        if (new := self.move(path[-1], move)) and new not in path:  
            self.generated_states += 1  
            yield path + [new]
```

# Generazione degli stati successivi

```
def next_paths(self, path):  
    for move in self.moves:  
        if (new := self.move(path[-1], move)) and new not in path:  
            self.generated_states += 1  
            yield path + [new]
```

```
def move(self, state, move):  
    empty = state.index(0)  
    new_empty = empty + move[0] + 3 * move[1]
```

# Generazione degli stati successivi

```
def next_paths(self, path):  
    for move in self.moves:  
        if (new := self.move(path[-1], move)) and new not in path:  
            self.generated_states += 1  
            yield path + [new]
```

```
def move(self, state, move):  
    empty = state.index(0)  
    new_empty = empty + move[0] + 3 * move[1]  
    if (new_empty < 0 or new_empty > 8) or \  
        (empty % 3 == 0 and move[0] == -1) or \  
        (empty % 3 == 2 and move[0] == 1):  
        return None  
    new_state = state.copy()
```

# Generazione degli stati successivi

```
def next_paths(self, path):  
    for move in self.moves:  
        if (new := self.move(path[-1], move)) and new not in path:  
            self.generated_states += 1  
            yield path + [new]
```

```
def move(self, state, move):  
    empty = state.index(0)  
    new_empty = empty + move[0] + 3 * move[1]  
    if (new_empty < 0 or new_empty > 8) or \  
        (empty % 3 == 0 and move[0] == -1) or \  
        (empty % 3 == 2 and move[0] == 1):  
        return None  
    new_state = state.copy()  
    new_state[empty], new_state[new_empty] = new_state[new_empty],  
        new_state[empty]  
    return new_state
```

# Ricerca in ampiezza

---

# Ricerca in ampiezza

La ricerca in ampiezza è già stata discussa in esercitazioni precedenti.

La ricerca in ampiezza è già stata discussa in esercitazioni precedenti.

Performance:

- ▶ Tempo: 0.0226 s
- ▶ Spazio massimo utilizzato: 446 KB
- ▶ Nodi calcolati: 2364
- ▶ Profondità della soluzione: 12



# Ricerca in profondità

---

# Ricerca in profondità

La ricerca in profondità l'abbiamo già vista in precedenza. Come unica differenza, stavolta la funzione accetta un parametro `depth` che rappresenta la profondità massima della ricerca, in modo da evitare di andare troppo in profondità e non riuscire a trovare la soluzione.

La ricerca in profondità l'abbiamo già vista in precedenza. Come unica differenza, stavolta la funzione accetta un parametro `depth` che rappresenta la profondità massima della ricerca, in modo da evitare di andare troppo in profondità e non riuscire a trovare la soluzione.

Performance:

- ▶ Tempo: 0.4962 s
- ▶ Spazio massimo utilizzato: 14 KB
- ▶ Nodi calcolati: 43607
- ▶ Profondità della soluzione: 20

# Ricerca ad iterazione della profondità

---

# Ricerca ad iterazione della profondità

Estendiamo `AgentDFS` per implementare la ricerca ad iterazione della profondità. In un while infinito, reimpostiamo lo stato iniziale, incrementiamo la profondità ad ogni iterazione, e chiamiamo la ricerca della classe genitore con la profondità corrente.

# Ricerca ad iterazione della profondità

Estendiamo `AgentDFS` per implementare la ricerca ad iterazione della profondità. In un while infinito, reimpostiamo lo stato iniziale, incrementiamo la profondità ad ogni iterazione, e chiamiamo la ricerca della classe genitore con la profondità corrente.

Performance:

- ▶ Tempo: 0.0527 s
- ▶ Spazio massimo utilizzato: 8 KB
- ▶ Nodi calcolati: 5630
- ▶ Profondità della soluzione: 12

# Ricerca greedy

---

Iniziamo a vedere ricerca informate che fanno uso di euristiche. Useremo una euristica molto semplice: il numero di caselle fuori posto.



Iniziamo a vedere ricerca informate che fanno uso di euristiche. Useremo una euristica molto semplice: il numero di caselle fuori posto.

Implementiamo una funzione `heuristic` che prende in input uno stato e restituisce il valore dell'euristica.

# Ricerca greedy

Iniziamo a vedere ricerca informata che fanno uso di euristiche. Useremo una euristica molto semplice: il numero di caselle fuori posto.

Implementiamo una funzione `heuristic` che prende in input uno stato e restituisce il valore dell'euristica.

Indizio: per ogni casella, se stato e goal non coincidono, incrementare un contatore (si può usare la funzione `zip`, o fare tutto con una list comprehension e `sum`).

# Ricerca greedy

Per implementare la ricerca greedy, estendiamo AgentBFS modificando la ricerca ordinando la frontiera in base al valore dell'euristica prima di effettuare ogni chiamata ricorsiva.

# Ricerca greedy

Per implementare la ricerca greedy, estendiamo AgentBFS modificando la ricerca ordinando la frontiera in base al valore dell'euristica prima di effettuare ogni chiamata ricorsiva.

Performance:

- ▶ Tempo: 0.0011 s
- ▶ Spazio massimo utilizzato: 4 KB
- ▶ Nodi calcolati: 31
- ▶ Profondità della soluzione: 12

**Nota:** la ricerca greedy non garantisce di trovare la soluzione ottima.

# Algoritmo A\*

---

# Algoritmo A\*

La ricerca A\* aggiunge all'euristica anche il costo del percorso. Basta estendere la classe `AgentGreedy` e modificare il metodo `heuristic`.

# Algoritmo A\*

La ricerca A\* aggiunge all'euristica anche il costo del percorso. Basta estendere la classe AgentGreedy e modificare il metodo `heuristic`.

Performance:

- ▶ Tempo: 0.0800 s
- ▶ Spazio massimo utilizzato: 17 KB
- ▶ Nodi calcolati: 111
- ▶ Profondità della soluzione: 12

# Confronti riassuntivi

start = [ 2, 4, 3, 7, 1, 0, 8, 6, 5 ]				
Algoritmo	Tempo (s)	Spazio (KB)	Nodi	Profondità
BFS	0.0226	446	2364	12
DFS	0.4962	14	43607	20
IDS	0.0527	8	5630	12
Greedy	0.0011	4	31	12
A*	0.0800	17	111	12

start = [ 2, 4, 3, 7, 0, 1, 8, 6, 5 ]				
Algoritmo	Tempo (s)	Spazio (KB)	Nodi	Profondità
BFS	0.0326	681	3486	13
DFS	0.0135	14	1211	17
IDS	0.0756	9	8208	13
Greedy	6.1580	933	3717	45
A*	0.0316	36	214	13