

Ayudantía - Search

Matías Greco IIC2613 - Inteligencia Artificial Segundo Semestre, 2019

- 1. Describa cuando una heurística es admisible y cuando es consistente. ¿Que propiedades le otorgan al algoritmo A* usar una heurística que contenga estas características?. Si la heurística es admisible pero no consistente, como podría convertirla en consistente?
- 2. Demuestre que A*, con una heurística admisible es completo y óptimo.
- 3. Demuestre que wA^* , con una heurística admisible, es w sub-optimo.
- 4. En algunos problemas como el TSP, es posible implementar A* sin lista de *CLOSE*. Es posible garantizar la no generación de estados duplicados?. Construya el espacio de estados para este problema
- 5. Encuentre una heurística admisible y consistente para el problema del cubo Rubik's. Intente basarse en como aplicar la distancia de Manhattan en un problema de estas características.
- 6. A*-early es una implementación de A* que verifica si el nodo es una solución al momento de generarlo. Explique por qué el resultado obtenido por A*-early no es óptimo. Como se podría corroborar la optimalidad de la solución entregada por A*-early?.

```
Algorithm 1: A*-LATE
   Input: (Start state s)
 g(s) \leftarrow 0; Open \leftarrow \emptyset; Closed \leftarrow \emptyset
   Add s to OPEN with f(s) = h(s)
  while (OPEN \neq \emptyset) do
       best \leftarrow \mathsf{ExtractMin}(\mathsf{OPEN})
       if GoalTest(best) = = TRUE then
           {f return} the lowest-cost path found to best
       Move best from OPEN to CLOSED
       {\bf for}\ every\ action\ A\ applicable\ on\ state\ best\ {\bf do}
            c \leftarrow generate a state by applying A to best
                     -g(best) + cost(best, c)
            if c in Open \cup Closed then
                 if g(c) \leq g_{new} then
                  continue (duplicate node, goto line 9)
13
                 Remove c from OPEN and CLOSED
14
15
             g(c) \leftarrow g_{ne}
            Insert c to OPEN with key f(c) = g(c) + h(c)
16
17 return No solution exists
                            ((a)) A*-late
```

```
Algorithm 2: A*-EARLY
   Input: (Start state s)
   U \leftarrow \infty
 g(s) \leftarrow 0;
 3 OPEN ← ∅;
 4 Closed ← ∅
 5 Add s to OPEN with f(s) = h(s)
 6 while (OPEN \neq \emptyset and fmin < U) do
         best \leftarrow ExtractMin(OPEN)
         Move best from OPEN to CLOSED
         {\bf for}\ every\ action\ A\ applicable\ on\ state\ best\ {\bf do}
              c \leftarrow generate a state by applying A to best
                    \leftarrow g(best) + cost(best, c)
             if c in OPEN \cup CLOSED then
                  \begin{array}{l} \mbox{if } g(c) \leq g_{new} \mbox{ then} \\ \mbox{ continue} \mbox{ (duplicate node, goto line 9)} \end{array}
13
14
                  Remove c from OPEN and CLOSED
15
             if GoalTest(c) == TRUE then
16
                   if g_{new} < U then
17
                       U \leftarrow g_{new}
                       empty-open(U) // optional.
              g(c) \leftarrow g_{new}
              f(c) = g(c) + h(c)
              if f(c) < U then
                  Insert c to OPEN with key f(c)
23
24 return U and the associated path
                             ((b)) A*-early
```

7. Muestre como quedan la lista de OPEN y CLOSE al ejecutar A^* utilizando como heurística la distancia de Manhattan en el problema de navegación sobre una grilla de la figura 2.

Figura 1: Pseudocodigo de A*-late (implementación clásica de A*) y A*-early (implementación que verifica si el nodo es goal al generarlo). Fuente: [1]

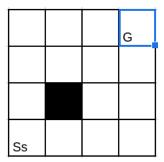


Figura 2: Un problema de búsqueda en grilla

8. Búsqueda bidireccional es un tipo de búsqueda que consiste en intercalar episodios de búsqueda desde atrás hacia adelante y viceversa. Es decir, en los episodios pares expande estados desde el estado inicial, y en los episodios impares expande estados desde el estado objetivo hacia atrás, aplicando las acciones inversas. Un enfoque intuitivo para este tipo de búsqueda, pero que no funciona muy bien, consiste en verificar cuando un camino ya fue generado desde su lado inverso y después unir ambos. Explique por que este enfoque no funciona muy bien y como lo podría mejorar. Utilice la grilla del problema anterior para graficar.

Referencias

[1] Ariel Felner. Position paper: Using early goal test in a. In *Eleventh Annual Symposium on Combinatorial Search*, 2018.

1. Solution

1.-

- Admisibilidad:
 - $h(s) \leq C^*(S, S_g)$
- Consistencia:
 - $h(s_g) = 0$
 - $h(s) \le c(s, s') + h(s')$

Cualquier heurística admisible y no consistente puede ser convertida en consistente utilizando la ecuación de Pathmax. f(s') = max(f(s), f(s'))

2.- Suponga que de Open se extrae un nodo $S_{g_2} \in G$ (es un estado objetivo) que es de costo sub-óptimo; y sea C^* el costo de la solución óptima.

$$f(S_{a2}) = g(S_{a2}) + h(S_{a2}) \tag{1}$$

Como S_{g2} es sub-óptimo y $h(S_{g2})=0$ (cierto para cualquier heurística admisible).

$$g(S_{g2}) > C* (2)$$

Considerando un nodo $S \notin G$ que está dentro de un camino óptimo. Como $h(s) \leq C^*$ (dado que es admisible)

$$f(s) = g(s) + h(s) \le C^* \tag{3}$$

Esto demuestra que:

$$f(s) \le C^* < f(G_2) \tag{4}$$

Por lo tanto, S_{g_2} no será expandido ya que A* expande siempre el con menor f.

Nota: En esta demostración se utilizó C* para referirse al costo de la solución óptima. En otras demostraciones también podría encontrarlo como $h^*(S_0)$. Recordar que el * simboliza optimalidad.