



Sistemas de Inteligencia Artificial

Métodos de Búsqueda

Informados





Métodos de Búsqueda Informados



Heurística

¿Por qué buscamos “a ciegas”?

¿Tiene sentido podar caminos?

¿Se puede estimar cuanto falta para llegar al objetivo?





Heurística

Función **Heurística** $h(e)$:

- Costo estimado de la ruta más barata desde el estado **e** hacia un estado meta.
- Si **e** es estado objetivo, **$h(e) = 0$**
- Si **e** no es un estado objetivo
 - Si **$g(a) > 0$** ; $\forall a$: Acción
 - **$h(e) > 0$**
 - Si **$g(a) \geq 0$** ; $\forall a$: Acción
 - **$h(e) \geq 0$**

“Abuso de notación”

$h(n) = h(e)$; donde **e** es el estado representado en el nodo **n**.





Local Greedy Search

- Se comienza con el nodo raíz.
- Se expande, y de los recién expandidos se calcula h .
- Se toma el nodo con menor h y se expande.
- Si el conjunto recientemente expandido es vacío, se realiza backtracking.
- No es **óptima**.
- No es **completa** si no evalúa repetición de estados.
- Una buena función heurística reduce significativamente su complejidad temporal y espacial.
- Opera siempre sobre un conjunto acotado, lo que la hace muy veloz.





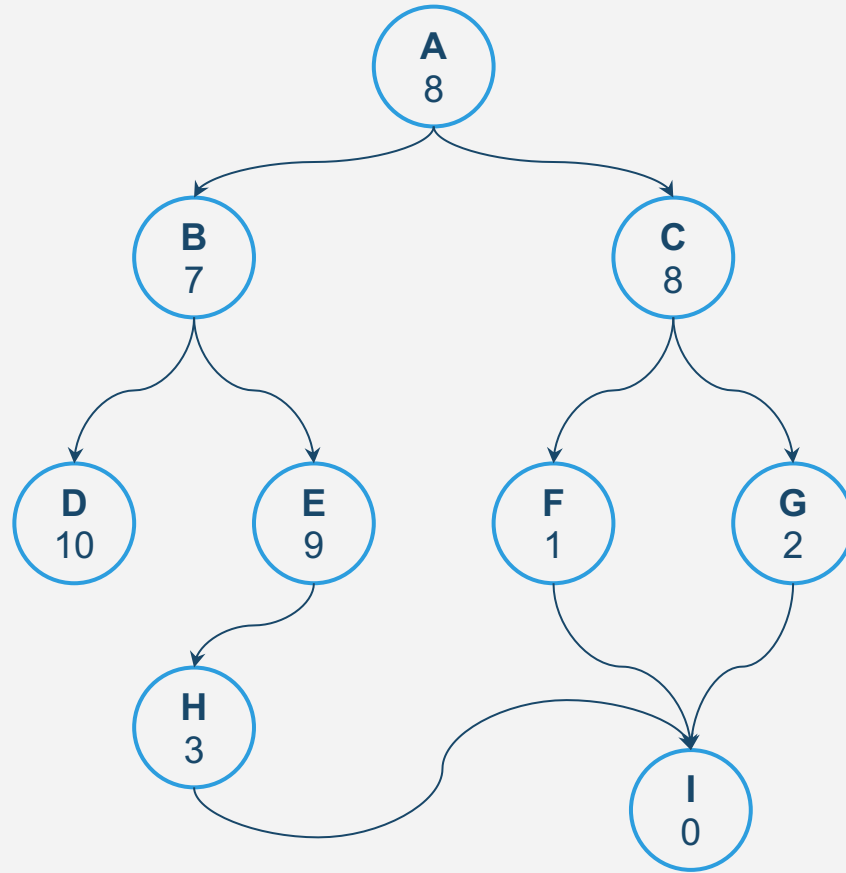
Global Greedy Search

- Se utiliza el Algoritmo de búsqueda genérico, utilizando **$h(n)$** como ordenamiento de **Fr**.
- No es **óptima**.
- No es **completa** si no evalúa repetición de estados.
- Una buena función heurística reduce significativamente su complejidad temporal y espacial.
- Es un poco más costosa que LGS pero logra un backtracking más inteligente.



Ejemplo

index
 $h(n)$

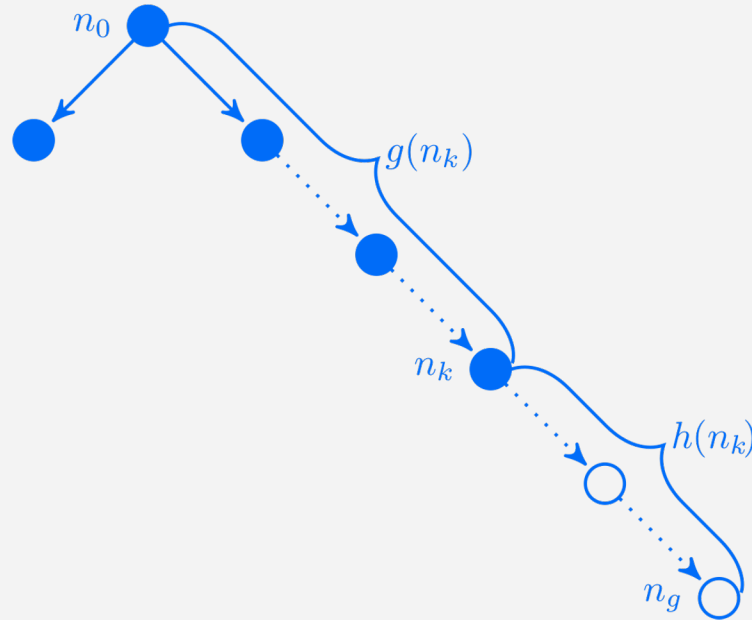




Resumen

Greedy Search

- Busca expandir los nodos con mínimo $h(n)$, es eficiente pero no es **óptima**.
- Minimiza $h(n)$



Uniform Cost Search

- Es **óptima** en un gran espectro de problemas, pero es ineficiente (similar a BFS).
- Minimiza $g(n)$





Heurísticas

- Una heurística es **admisibile** si nunca sobreestima el costo real.
- La heurística perfecta (que estima el costo real) se denomina **heurística estrella** : $h^*(n)$





A*

Search

- Se basa en la función
$$f(n) = g(n) + h(n)$$
- Ordena a los nodos en frontera según esta función.
 - Si dos nodos tienen mismo $f(n)$, elegir el nodo con menor $h(n)$.
- Si $h(n)$ es **admissible** $\Rightarrow f(n)$ nunca sobreestima el costo real de la mejor solución que pasa por el nodo n .
- Es **completa** si hay una ramificación finita y el costo es mayor que un $\epsilon > 0$.
- Es **óptima** bajo ciertas circunstancias (más adelante...)
- Requiere memoria y procesamiento de heurísticas.

A* con una heurística h_1 se denomina A^*_1 .





Dominancia

de métodos de búsqueda

- M_1 domina a M_2 si cada nodo expandido por M_1 también es expandido por M_2 .
- M_1 domina **estrictamente** a M_2 si:
 - M_1 domina a M_2
 - M_2 no domina a M_1





¿Cuándo es A^* óptima?

- Cada nodo del grafo debe tener un número finito de sucesores.
- El costo de cada arco debe ser mayor que un $\epsilon > 0$.
- La heurística debe ser **admisible**.
 - $h(n) \leq h^*(n)$

Estas tres condiciones garantizan que A^* encuentre el camino óptimo a la solución, si existe.

Se define $f^*(n) = g(n) + h^*(n)$





Lema 1

En cualquier momento dado en la búsqueda de A* (bajo las condiciones anteriores), existe un nodo **n** en **Frontera** que cumple que:

1. **n** está en el camino óptimo al objetivo.
2. $f(n) \leq f^*(n)$

En un camino óptimo no pueden existir “loops”, ya que de así serlo, deberían existir acciones cuyo costo sea nulo.





Lema 1

Caso Base: n_0

Para el nodo inicial n_0

- 1) Todos los caminos comienzan con n_0 , y por existir una solución $\Rightarrow n_0$ está en el camino óptimo al objetivo.
- 1) $f(n_0) = g(n_0) + h(n_0) = h(n_0) \leq h^*(n_0) = f^*(n_0)$

$$\underbrace{\hspace{10em}}_{\text{Definición}} \quad \underbrace{\hspace{10em}}_{\text{Definición}}$$
$$\underbrace{\hspace{10em}}_{g(n_0) = 0} \quad \underbrace{\hspace{10em}}_{g(n_0) = 0}$$





Lema 1

Paso Inductivo

- 1) La frontera en el paso K contenía a un nodo que estaba en el camino óptimo. Elijo nodo n^e para expandir.
 - a) Si n^e no es tal nodo, la frontera va a seguir teniendo a dicho nodo \Rightarrow se cumple (1) y $n' =$ dicho nodo
 - b) Si n^e es tal nodo, A* lo expande, y alguno de sus hijos debería estar en el camino óptimo \Rightarrow se cumple (1) y $n' = n^e$
- 2) $f(n') = g(n') + h(n') \leq g(n') + h^*(n') = f^*(n')$

$$\underbrace{\hspace{10em}}_{\text{Definición}} \quad \underbrace{\hspace{10em}}_{\text{Definición}}$$
$$\underbrace{\hspace{15em}}_{h(n') \leq h^*(n')}$$





A^* debe terminar

Partiendo de que la ramificación es finita, y el costo de las reglas/acciones son siempre mayor o igual a un número mayor a 0.

Si A^* puede no terminar, entonces eventualmente llega a un punto donde $f(n) > f^*(n) \forall n$ en Frontera.





Eficiencia de heurísticas

Suponiendo h_1 y h_2 heurísticas admisibles, si h_2 **domina** a h_1
 $\Rightarrow A^*_2$ expandirá menos nodos que A^*_1 .

¿Por qué?

Existirán nodos que A^*_1 expandió (y no llevan al camino óptimo) y A^*_2 no, por lo que, para esos nodos:

$$g(n) + h_1(n) \leq f^*(n) \leq g(n) + h_2(n)$$

De esta forma, como regla general conviene tomar heurísticas **admisibles** que den el mayor valor posible.





Combinación de heurísticas

Dado un conjunto de heurísticas admisibles h_1, \dots, h_m ; se puede definir como una nueva heurística h' a la combinación de ellas, definida de la siguiente forma:

$$h' = \text{Max}(h_1, \dots, h_m)$$

Esta nueva heurística tiene como propiedades:

- Es **admisble**.
- Domina a todas las heurísticas que la conforman.





Grafo de búsqueda

Se define **grafo de búsqueda** a un grafo que contiene como nodos los estados del problema, como aristas los costos de las acciones, donde un nodo será vecino de otro cuando haya una acción que conecte dichos estados.





Consistencia de heurísticas

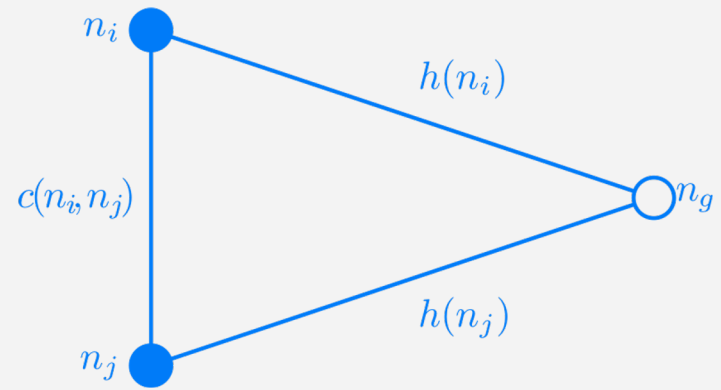
Si una heurística es **consistente**, cada vez que A^* expanda un nodo, habrá encontrado un camino óptimo al mismo.

Si una heurística es **admisibile**, no necesariamente.





Consistencia de heurísticas



Sean n_i y n_j dos nodos en un grafo de búsqueda tal que n_j es vecino de n_i ; y sea $\mathbf{c(a, b)}$ el COSTO de la acción desde **a** hasta **b**.

- $h(n_i) \leq c(n_i, n_j) + h(n_j)$
- $h(n_g) = 0$

Si se puede demostrar esta propiedad para todo par de nodos vecinos para una heurística, esta será **consistente**.

- h **consistente** \Rightarrow h **admisble**
 - El sentido opuesto no siempre es cierto.
- También llamadas **monótonas** por que su demostración indica que la solución parcial es de costo creciente (no estrictamente).





Complejidad de A^*

A^* podría no terminar nunca.

Algunas de las situaciones donde puede suceder:

- La ramificación es infinita para al menos 1 estado.
- Existen arcos con costos ≤ 0
- Los arcos tienen costos > 0 , pero son asintóticamente decrecientes (Paradoja de Zenon)





Iterative Deepening A*

(IDA*)

Concepto inspirado en IDDFS, se realiza un corte iterativo con un límite. También aquí se utiliza DFS.

Esta búsqueda es **completa** y **óptima** bajo las mismas condiciones que A*.

Requiere menos memoria que A*, pero puede expandir más nodos e incluso expandir muchas veces el mismo nodo (mismo problema que IDDFS).





Iterative Deepening A^* (IDA*)

Algoritmo

El límite **Lím.** es un threshold para $f(n) = g(n) + h(n)$.

- Inicialmente, se toma **Lím. = $f(n_0)$** .
- Mientras que no se encuentre solución, se realiza DFS hasta **Lím.**
- Si no se encontró una solución, se toma **n'** el nodo de frontera con menor valor de **f** , y se toma este valor como el nuevo límite.





Heuristic Path Algorithm (HPA)

Best-First con $f(n) = (1-w)*g(n) + w*h(n)$

- $w = 0$ \Rightarrow Uniform Cost Search
- $w = \frac{1}{2}$ \Rightarrow A* Search
- $w = 1$ \Rightarrow Global Greedy Search





Búsqueda de heurísticas

Algunas de las técnicas utilizadas para encontrar heurísticas son:

- Dividir al problema en sub-problemas.
- Relajar las limitaciones/reglas del problema.
- Tomar una heurística como el máximo de otras.
- Mezclar heurísticas, contemplando la valuación de cada una de ellas, sobre todo cuando atacan diferentes sub-problemas.





Posibles heurísticas para...

- 8 reinas
- 8-puzzle
- Problema del vendedor ambulante
- Laberinto
- Misioneros y Caníbales





Reparación Heurística

Se comienza con un estado, generalmente aleatorio, donde todas las variables fueron inicializadas.

El estado inicial se encuentra en violación de una o más restricciones (de no ser así, se tiene la solución).

Se realizan operaciones sobre el estado, de modificación, para tratar de solventar dichas restricciones.

Esta técnica es útil para cuando el problema es conocer el estado solución.

