

Busqueda y Resolución de Problemas.

- Espacio de estados: Formalismo para representar el entorno.

EJ: Puzzle 8

7	8	
6	1	2
5	4	3

objetivo →

1	2	3
8		4
7	6	5

Un espacio de estados viene definido por lo siguiente:

- Conjunto de estados (E).
 - todas las situaciones posibles del entorno.

- Estados
matriz $3 \times 3 \rightarrow 9! = 362880$ estados

↓
 $9!$ (factorial)

- Acciones

	0	1	2
0	3	1	8
1		2	7
2	4	5	0

- Conjunto de Acciones (A).

- permiten pasar de un estado a otro.

precondición: $E \rightarrow \{true, false\}$

efectos: $E \rightarrow E$

coste (opcional).

	Acción	Precond.	Coste
Mover ↑	$F > 0$	intercambiar $((F, C), (F-1, C))$	1
" ↓	$F < 2$	intercambiar $((F, C), (F+1, C))$	1
" →	$C < 2$	intercambiar $(F, C), (F, C+1)$	1
" ←	$C > 0$	intercambiar $((F, C), (F, C-1))$	1

Casilla desplazada

- Problema (instancia de problema).

- Estado inicial

→

1	2
4	3 8
5	6 7

- Condición Objetivo (en caso de no tener un estado objetivo).

→ Imponer una condición para Satisfacer mi problema.
EJ: Suma de la fila 2 sea 7.

• Estrategias Solución

a) Búsqueda en grafos abstractos

b) Representación vectorial

c) Representación basadas en lenguajes lógicos.

a) Est. Búsqueda

- Irrevocables
Exploran un único camino del grafo

- Tentativos
Exploran de forma sistemática todos los caminos

Con Retroceso

Guardan únicamente el camino actual

Con árbol

Guardan todos los caminos interesantes generados

- Amplitud
- Dijkstra
- A*

} A ciegas

→ Heurístico

• Estructura de Datos

1) Árbol de Búsqueda

- Con raíz en el nodo de salida.

2) "lista" de nodos abiertos

- Nodos del árbol por donde puede continuar la búsqueda.

↳ **Objetivos principales**

- Selección nodo abierto

- Expansión de un nodo: calcular y añadir sus sucesores al árbol.

Búsqueda en Amplitud

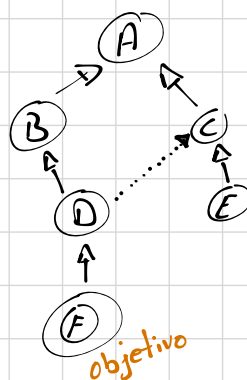
① Abiertos \equiv Cola

Siempre selecciono los nodos más antiguos.

② Dos caminos al mismo nodo.

Elección Arbitraria.

③ Termina cuando se genera objetivo.



iter.	Abiertos
1	A
2	B, C
3	C, D
4	D, E
5	E, F

Algoritmo de Dijkstra.

Algoritmo de Optimización

Cada arco (n, n') en el grafo tiene asociado un coste $c(n, n')$.

$\forall (n, n') \quad c(n, n') \geq 0$

Caminos infinitos = Costes infinitos

Coste de un camino \rightarrow Suma de los costes de sus arcos.

$g(n) \equiv$ Coste del camino guardado en el árbol hasta n .

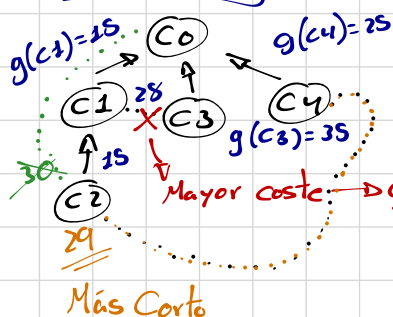
① Abiertos \equiv Cola de prioridad (por orden creciente).

② Dos caminos al mismo nodo.
conservar el de menor $g(n)$.

③ Terminación: cuando se selecciona de Abiertos el objetivo.

	C_0	C_1	C_2	C_3	C_4
C_0		15		35	25
C_1	15		15	28	
C_2		15			4
C_3	35	28			
C_4	25		4		

Inicial: C_0
Final: C_3



iter	Abiertos $[n(g(n))]$	
1	$C_0(0)$	inserción en orden creciente
2	$C_1(15), C_4(25), C_3(35)$	
3	$C_4(25), C_2(30), C_3(35)$	
4	$C_2(29), C_3(35)$	

\hookrightarrow Camino más corto
 $[C_0 \rightarrow C_3]$

$$g(n) = g(n) + h(n)$$

$h^*(n)$ = coste óptimo real de un camino desde n al objetivo.

• Definición 1:

Un heurístico $h(n)$ es optimista (admisible) si:

$$\forall n, h(n) \leq h^*(n)$$

Propiedad 1

- Costes positivos: $\forall (n, n') \rightarrow c(n, n') \geq 0$

- $h(n)$ admisible: entonces A^* es admisible en grafos finitos.

\hookrightarrow Si hay solución, encuentra la óptima.



Si además el coste de caminos infinitos es infinito (ej: $\forall (n, n') \rightarrow c(n, n') \geq \epsilon > 0$), entonces A^* es admisible en grafos infinitos.

cualquier
Cantidad

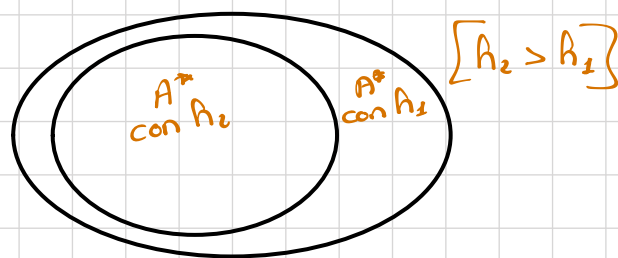
• Definición 2:

Dados 2 heurísticos optimistas h_1, h_2 para un mismo problema, decimos que h_2 está más informado que h_1 si:

$$\forall n \notin \text{objetivo} \rightarrow h_2(n) > h_1(n)$$

Propiedad 2:

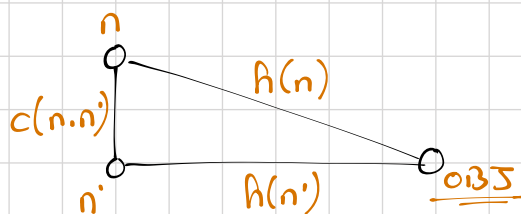
Si h_2 está más informado que h_1 , entonces A^* con h_1 expande al menos los mismos nodos que A^* con h_2 .



• Definición 3:

Un heurístico $h(n)$ cumple la propiedad monótona.

Si para todo arco del grafo (n, n') se cumple:



$$\forall \text{arco } (n, n') \rightarrow h(n) \leq c(n, n') + h(n')$$

Si se cumple:



$$g(n_1) \leq g(n_2) \leq g(n_3) \leq g(n_4) \leq \dots g(n_i) \leq \dots$$

Propiedad 3:

- Si $h(n)$ es monótono, entonces cuando A^* selecciona un nodo n , ha encontrado el camino óptimo hasta él (nunca se volverá a abrir).
- Si $h(n)$ es monótono, es admisible.
Si es admisible, PUEDE ser o no monótono.

Nota Curiosa: Si $h(n)$ es monótono, A^* es el mejor algoritmo de los de su clase (expande menos nodos que ningún otro).

• Backtrack

- Propiedades

1- Completitud: Si hay solución, la encuentra.

2- Admisibilidad: Si hay solución, encuentra la óptima.

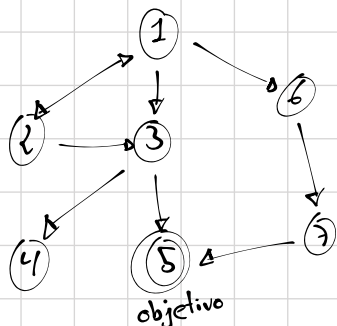
3- Consumo de Memoria (nodos almacenados) y tiempo (iteraciones \equiv nodos examinados) sobre problemas tipo.

• Backtrack Acotado (e, p)

- limito la profundidad del árbol para recorrerlo.

Si $p > \max$

• BID (backtrack iterative deepening)



prof. max = 0

1 (prof. max = 0) ✓
'éxito' ✓

prof. max = 1

1
1,2 (No solución)
1 retroceso
1,3 (No solución)
1 retroceso
1,6 (No solución)
1 retroceso (prof. max = 1)
'éxito' ✓

prof. max = 2

1
1,2
1,2,1
1,2
1,2,3
1,2
1
1,3
1,3,4
1,3
1,3,5 → Solución

• **Propiedades** → Si completo, sirve para árboles infinitos

1) Completo: Si

2) Admisible: en general no.

↳ de un nodo a otro, la profundidad puede ser la misma para todos, pero los costes pueden ser diferentes.

Peor Caso

- Memoria: $d+1$

- Iteraciones:

• n° profundizaciones: $d+1$
 $O(b^d)$

Árbol con factor ramificación b
Sol. prof. d

