

MODELOS DE BÚSQUEDA

Andres Felipe Quebrada Agudelo 1225091462



Hacer lo necesario para llegar a conseguir algo o a hallarse en una determinada situación o estado.

Pathfinding o planificacion

Contenido



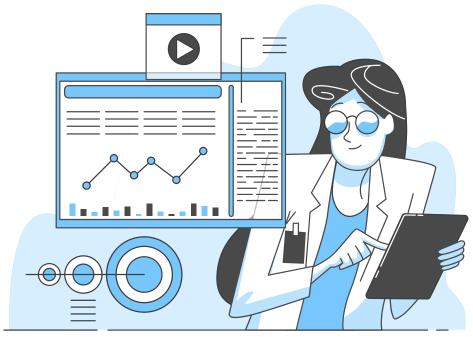
BÚSQUEDA NO INFORMADA O BÚSQUEDA CIEGA

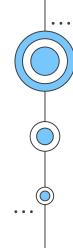
No conocemos el medio



BÚSQUEDA INFORMADA O BÚSQUEDA GUIADA

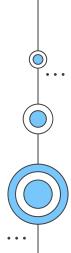
Se tiene conocimiento del medio





01

Búsqueda no informada





Métodos



Amplitud

Breadth First Search (BFS)

. . .

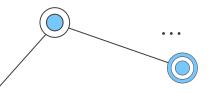


Profundidad

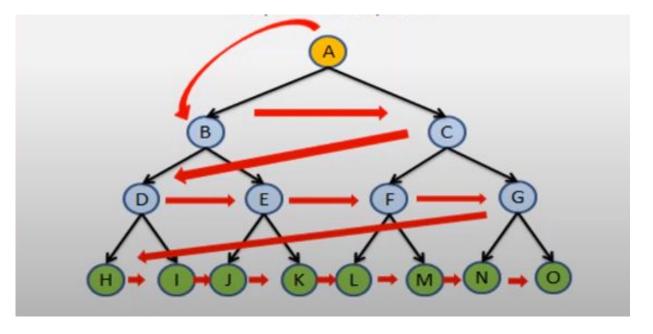
Depth First Search (DFS)

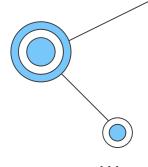
• • •

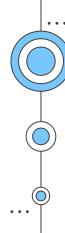




AMPLITUD







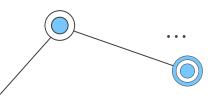
Pseudocódigo Algoritmo:

Establecer nodo origen
Evaluar primer hijo
si cumple, establecer como origen y salir
si valido, repetir búsqueda a partir del nuevo
estado

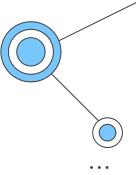
sino valido, repetir búsqueda para todos los hermanos

si encuentra, establecer como origen y salir si no encuentra, marcar al padre como no valido establecer origen como abuelo y seguir buscando.





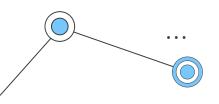
Ventajas



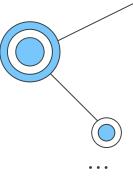
01

Garantiza encontrar una solución, siempre que exista 02

No queda atrapada en callejones sin salida



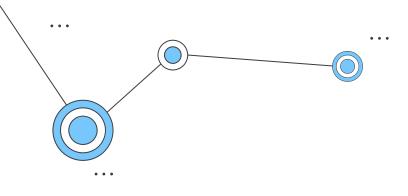
Desventajas



01

La complejidad computacional crece rápidamente 02

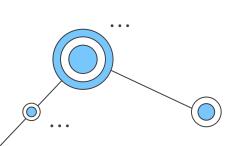
No tiene porque ser óptimo

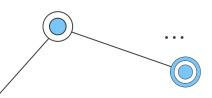


Ver pseudocódigo y código en github

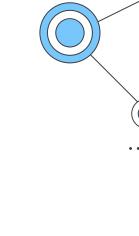
<u>Búsqueda en Amplitud</u>

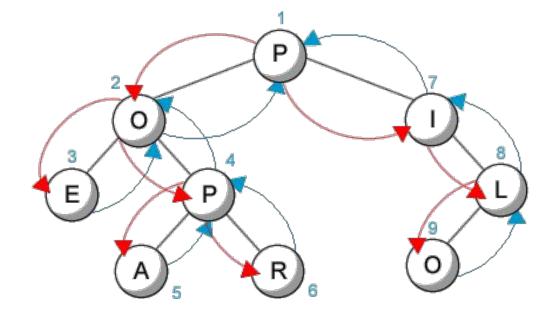


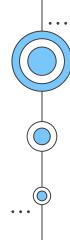




PROFUNDIDAD

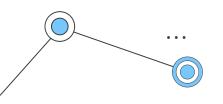




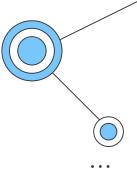


Pseudocódigo algoritmo búsqueda en profundidad

```
función buscar _en_ hijos(Nodo:n)
variable encontrado=boolean
inicio
  si solucion(n->hijo)
  retornar n->hijo
  sino
  n1=n->hijo
  encontrado=falso
    mientras no (encontrado)
    n1=n1->hermano
    Si solucion(n1)
        retornar n1
    sino
      n1=null
      romper ciclo
      buscar_en_hijos(n->hijo)
      n2->n->hijo
        mientras(n2->hermano!=null)
                n2=n2->hermano
                buscar_en_hijos(n2)
    fin si
  fin mientras
fin funcion
```



Ventajas

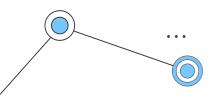


01

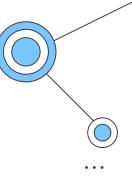
Tiene menor complejidad espacial que la búsqueda en amplitud

02

Expandir un rama hasta su máxima expresión puede ser útil para acortar la solución



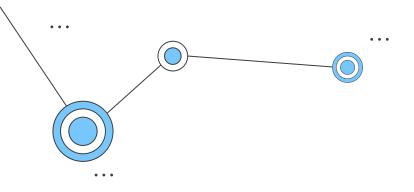
Desventajas



01

No es completo, si existe una solución puede no encontrarla 02

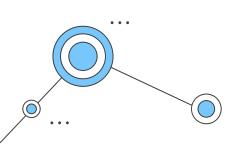
No tiene porque ser óptimo

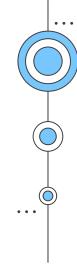


código en github

<u>Búsqueda en profundidad</u>

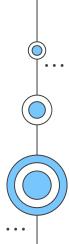


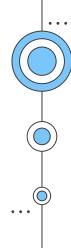


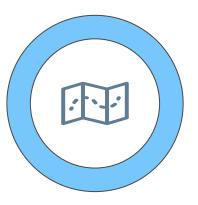


02

Búsqueda informada



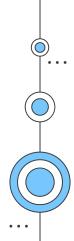




Explorar en primer lugar aquellas trayectorias que parecen más prometedoras a la hora de conducir a una solución (Heuristica).

Ahora, a diferencia de la búsqueda ciega, se le asignará a cada nodo un valor que dará una idea de lo cerca que está de la meta.

• • •





Métodos

Primero el mejor

. . .

Método de gradiente

. . .

Algoritmo A*

Mas utilizado

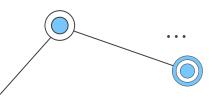
• • •

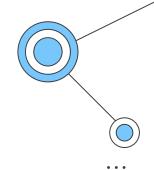
Búsqueda con adversarios

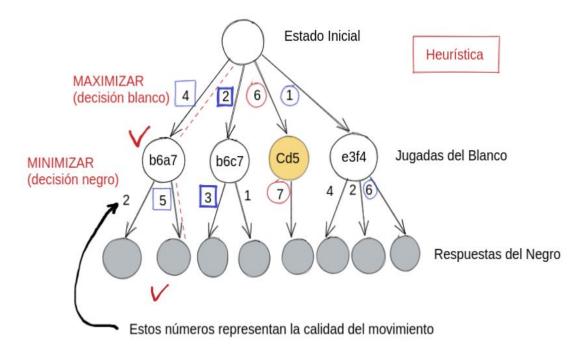
Metodo Minimax Método de poda ∝-β

• • •









Procedimiento MINIMAX:

MINIMAX (m, profundidad, jugador)

1. Si m no tiene sucesores o si se considera que m ha alcanzado el límite de profundidad en profundidad, devolver fev(m) si m es un nodo MAX. En las mismas condiciones anteriores, devolver -fev(m) si m es un nodo MIN (Recordamos aquí que fev(m) representa lo prometedor que es el nodo m para MAX, independientemente de si m es un nodo MAX o MIN.).

- 2. Generar los sucesores de m:
 - **2.1.** Asignar a la variable *mejor* el valor mínimo que *fev* pueda tener (puede ser un valor de referencia previamente establecido).

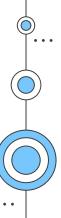
$$mejor = \min_{j} \{ fev(j) \ \forall j \}$$

- 2.2. Para cada sucesor n de m:
 - (1) M(n) = MINIMAX(n, profundidad + 1, C(jugador))C(jugador) es una función que cambia de jugador.
 - (2) mejor = max(-M(n), mejor)
- 3. Una vez que se han analizado recursivamente todos los sucesores de un determinado nivel (indicado por la variable profundidad), se devuelve el valor *mejor*.

Observación: la primera llamada al procedimiento sería MINIMAX(nodo-inicial, 0, MAX).

Problemas Resueltos de Inteligencia Artificial Aplicada, Búsqueda y Representación. Severino Fernandez, Jesus Gonzalez, Jose Mira. Universidad Nacional de Educación a Distancia, Madrid, España





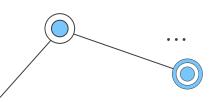




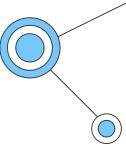




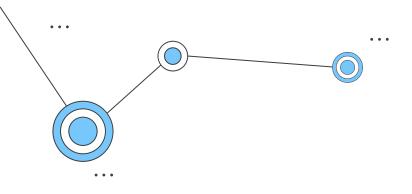
. . .



```
graph = \{0: [4, 2.1, 6, 1],
        4: [2, 5],
        2.1: [3, 1.0],
         6: [7],
         1: [4.0, 2, 6]
def Minimax (m, profundidad, graph):
 if graph.get(m) == None:
    return m
 sucesores = graph.get(m)
 print(m)
 mejor = min(sucesores)
 for n in sucesores:
   M = Minimax(n, profundidad + 1, graph)
   mejor = max(M, mejor)
    return mejor
mejor = Minimax(0, 0, graph)
print(mejor)
```



• • •



código en github

<u>Heuristica</u>



