

# MODELOS DE BÚSQUEDA

Andres Felipe Quebrada Agudelo

# Contenido

01

...

BÚSQUEDA NO INFORMADA  
O BÚSQUEDA CIEGA

02

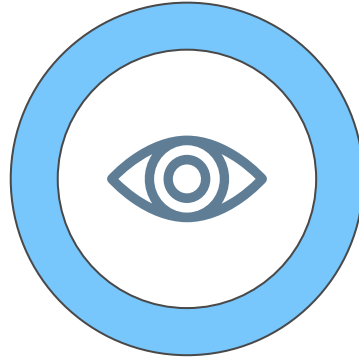
...

BÚSQUEDA INFORMADA O  
BÚSQUEDA GUIADA



# 01

Búsqueda no informada o ciega



Las computadoras son ciegas, no ven, son invidentes.

No se conoce información del espacio de búsqueda.

Recursivo, no recursivo.

...

# Métodos



Amplitud

Breadth First  
Search  
(BFS)

...

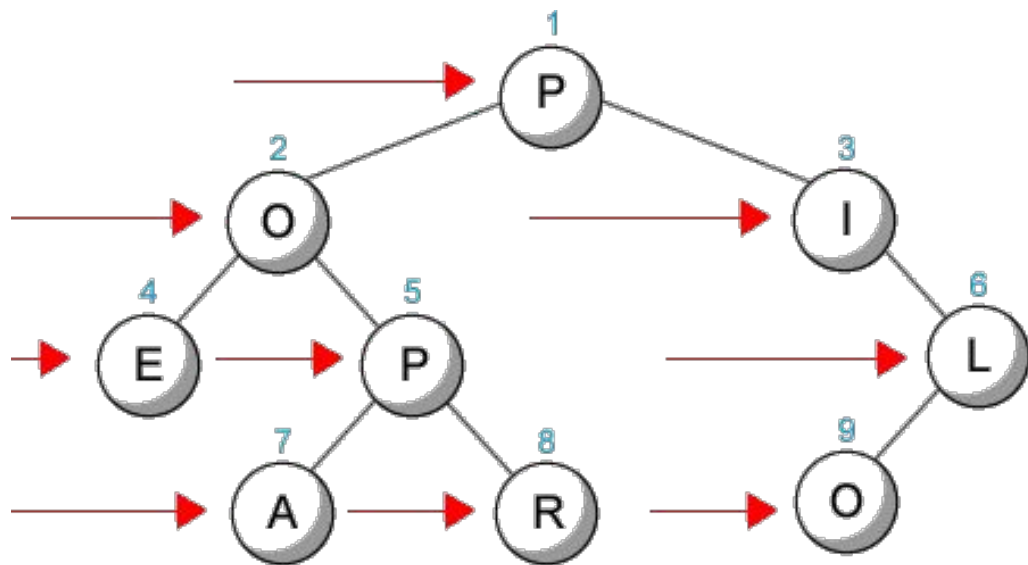


Profundidad

Depth First  
Search  
(DFS)

...

# AMPLITUD



**Algoritmo de búsqueda en amplitud:**

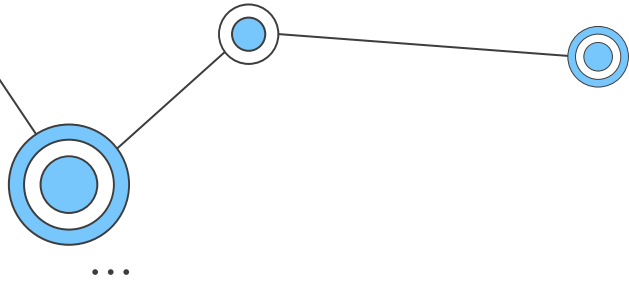
1. Crear una lista de nodos llamada ABIERTA y asignarle el nodo raíz, que representa el estado inicial del problema planteado.
2. Hasta que ABIERTA esté vacía o se encuentre una meta, realizar las siguientes acciones:

2.1 Extraer el primer nodo de ABIERTA y llamarlo  $m$ .

2.2 Expandir  $m$  (generar todos sus sucesores). Para cada operador aplicable y cada forma de aplicación:

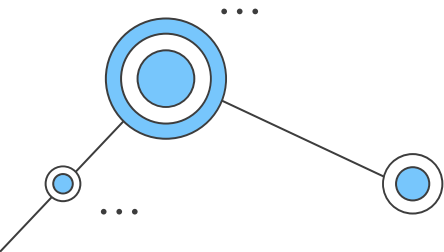
- (1) Aplicar el operador a  $m$ , obtener un nuevo estado y crear un puntero que permita saber que su predecesor es  $m$ .
- (2) Si el nuevo estado generado es meta, salir del proceso iterativo iniciado en 2.2 y devolver dicho estado.
- (3) Incluir el nuevo estado al final de ABIERTA. (Una vez completado este proceso para todos los sucesores de  $m$  —cuando no se haya encontrado antes una meta— se continúa el proceso iterativo en el paso 2.)

Observación: si el algoritmo termina con una meta, el camino de la solución puede obtenerse recorriendo los punteros creados desde el nodo meta al nodo raíz. En caso

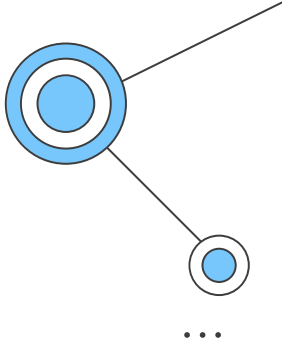


Ver pseudocódigo y código en  
github

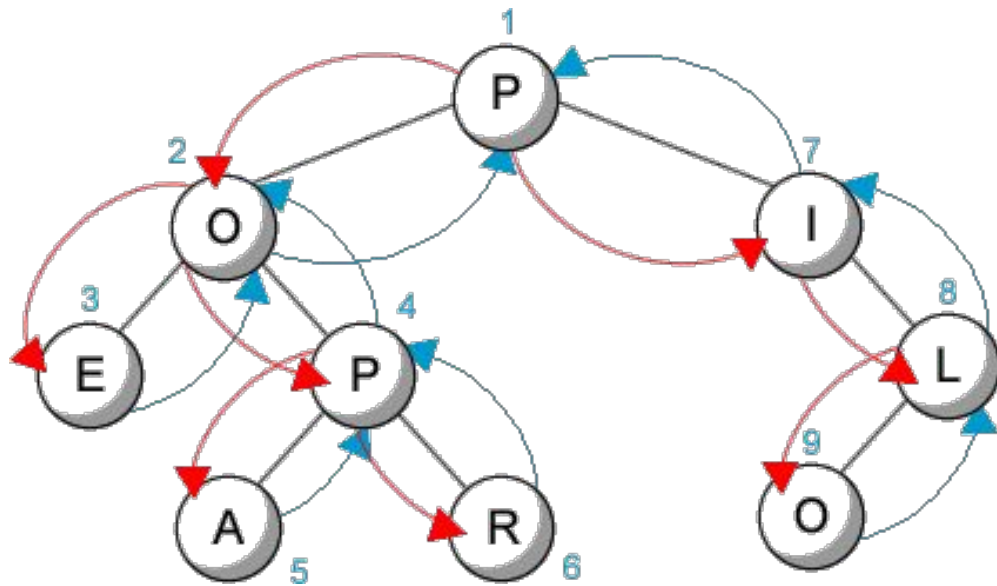
[Búsqueda en Amplitud](#)





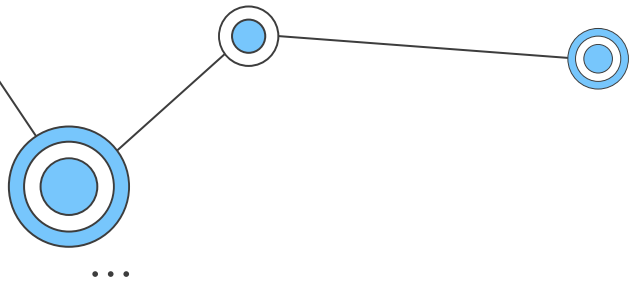


## PROFUNDIDAD



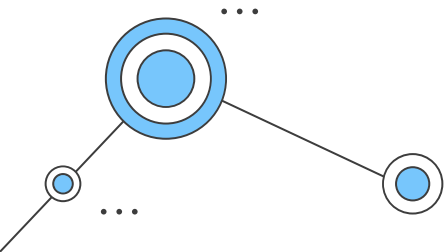
### Algoritmo de *búsqueda en profundidad*:

1. Crear una lista de nodos llamada ABIERTA y asignarle el nodo raíz, que representa el estado inicial del problema planteado.
2. Hasta que se encuentre una meta o se devuelva fallo, realizar las siguientes acciones:
  - (1) Si ABIERTA está vacía, terminar con fallo; en caso contrario, continuar.
  - (2) Extraer el primer nodo de ABIERTA y denominarlo  $m$ .
  - (3) Si la profundidad de  $m$  es igual a  $lp$  (límite de profundidad), regresar a 2; en caso contrario, continuar.
  - (4) Expandir  $m$  creando punteros hacia este nodo desde todos sus sucesores, de forma que pueda saberse cuál es su predecesor. Introducir dichos sucesores al principio de ABIERTA siguiendo un orden arbitrario. (La “falta de orden” refleja el carácter no informado de este procedimiento.)



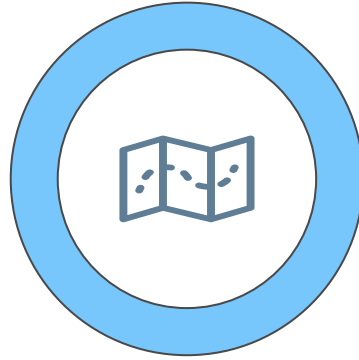
código en github

Búsqueda en profundidad



# 02

Búsqueda informada o guiada



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

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

...

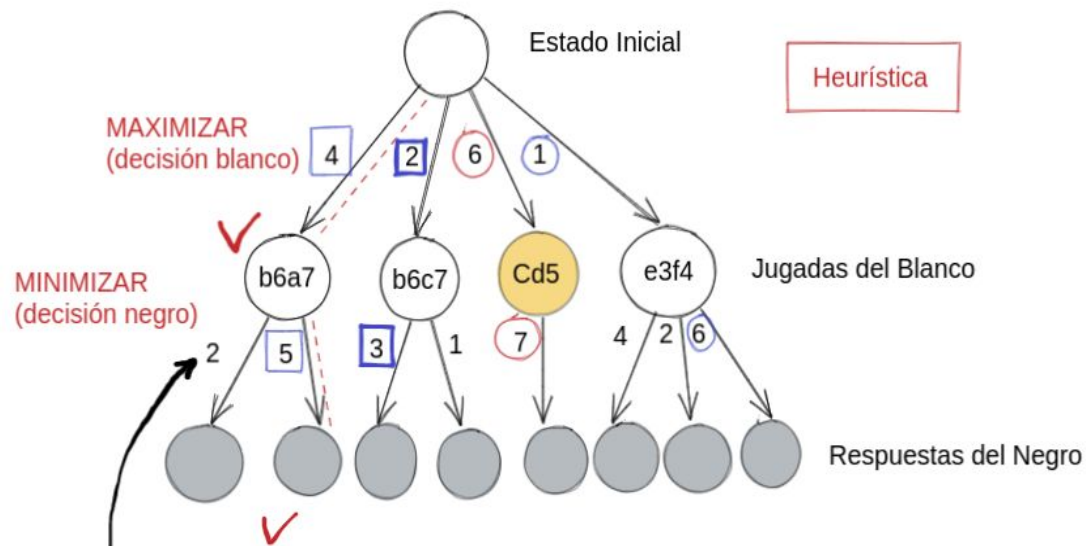
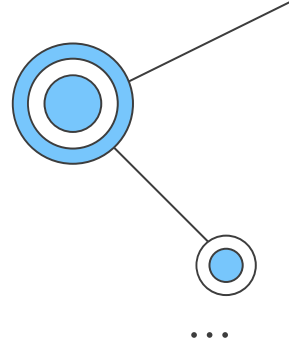
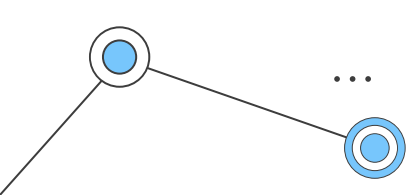
Algoritmo A\*

...

Búsqueda con  
adversarios

Método Minimax  
Método de poda  $\alpha - \beta$

...



MAXIMIZAR  
(decisión blanco)

MINIMIZAR  
(decisión negro)

Heurística

Jugadas del Blanco

Respuestas del Negro

Estos números representan la calidad del movimiento

UNA POSIBLE SOLUCIÓN: 4 - 5 AGRESIVO

OTRA POSIBLE SOLUCIÓN: 2 - 3 PASIVO

Depende del estilo del jugador

**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).

$$mejor = \min, \{fev(j) \ \forall j\}$$

2.2. Para cada sucesor  $n$  de  $m$ :

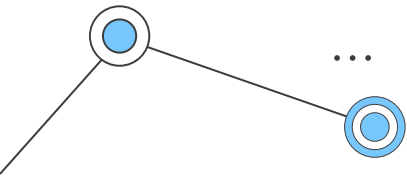
(1)  $M(n) = \text{MINIMAX}(n, \text{profundidad} + 1, C(\text{jugador}))$   
 $C(\text{jugador})$  es una función que cambia de jugador.

(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).

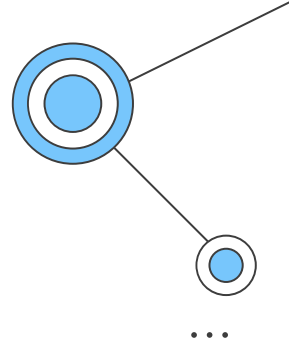


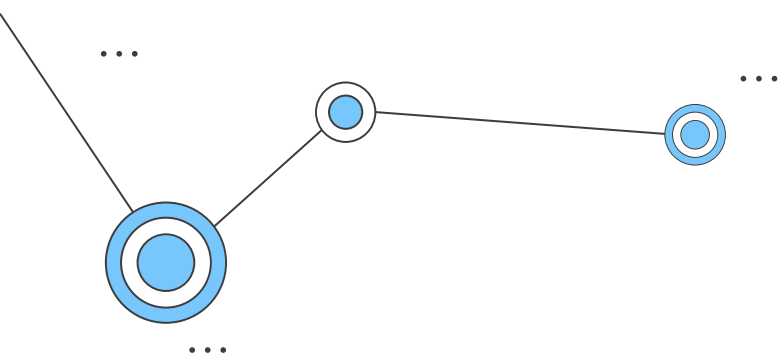


```
graph = {0: [4, 2.1, 6, 1],  
         4: [2, 5],  
         2.1: [3, 1.1],  
         6: [7],  
         1: [4.1, 2, 6]  
}
```

```
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)
```

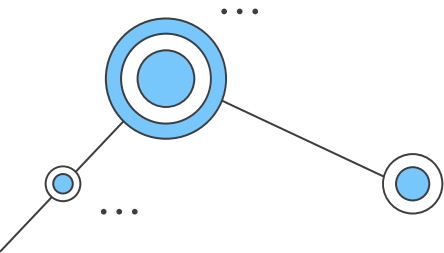
0  
4  
2





código en github

[Heuristica](#)



A decorative network diagram with blue nodes and lines. The nodes are represented by concentric circles, with some having a solid blue center and others being hollow. They are connected by thin black lines. There are three main clusters: a small cluster in the top right, a larger cluster in the bottom left, and a single node in the bottom right. Ellipses (...) are used to indicate that the network continues beyond the visible nodes.

**Gracias**