

# *INTELIGENCIA ARTIFICIAL (INF371)*

## *CAPITULO 2: BÚSQUEDA*

Dr. Edwin Villanueva Talavera

# Contenido

---

- Estructura de Agentes
- Agentes de Resolución de Problemas
- Búsqueda de Soluciones
- Estratégias de Búsqueda sin Información
- Estratégias de Búsqueda con Información

## Bibliografía:

Capitulo 2.4, 3.1, 3.2, 3.3 del libro:

Stuart Russell & Peter Norvig “[Artificial Intelligence: A modern Approach](#)”,  
Prentice Hall, Third Edition, 2010

# Estructura de Agentes

- Un agente queda completamente definido si se define la **función del agente** (mapeo de secuencias de percepciones a acciones)
- En la práctica es difícil especificar explícitamente la función del agente
- Al diseñar agentes se busca una forma concisa de representar la función del agente, esto es, se busca implementar un **programa de agente** para una arquitectura dada

Agente = arquitectura + programa

# Estructura de Agentes

## Agente Dirigido por Tabla

```
Function TABLE_DRIVEN_AGENT(percept) return action
```

**Variables estáticas:**

- *percepts*, una secuencia, inicialmente vacía
- *table*, tabla de acciones, indexada por secuencias de percepciones, de inicio completamente especificada

```
append percept to the end of percepts
```

```
action ← LOOKUP(percepts, table)
```

```
return action
```

- Desventajas:
  - Tabla gigante (ajedrez =  $10^{150}$  entradas)
  - Mucho tiempo para construir la tabla
  - No tiene autonomía
  - Aunque use aprendizaje automático, tardaría mucho en aprender la tabla.

# Estructura de Agentes

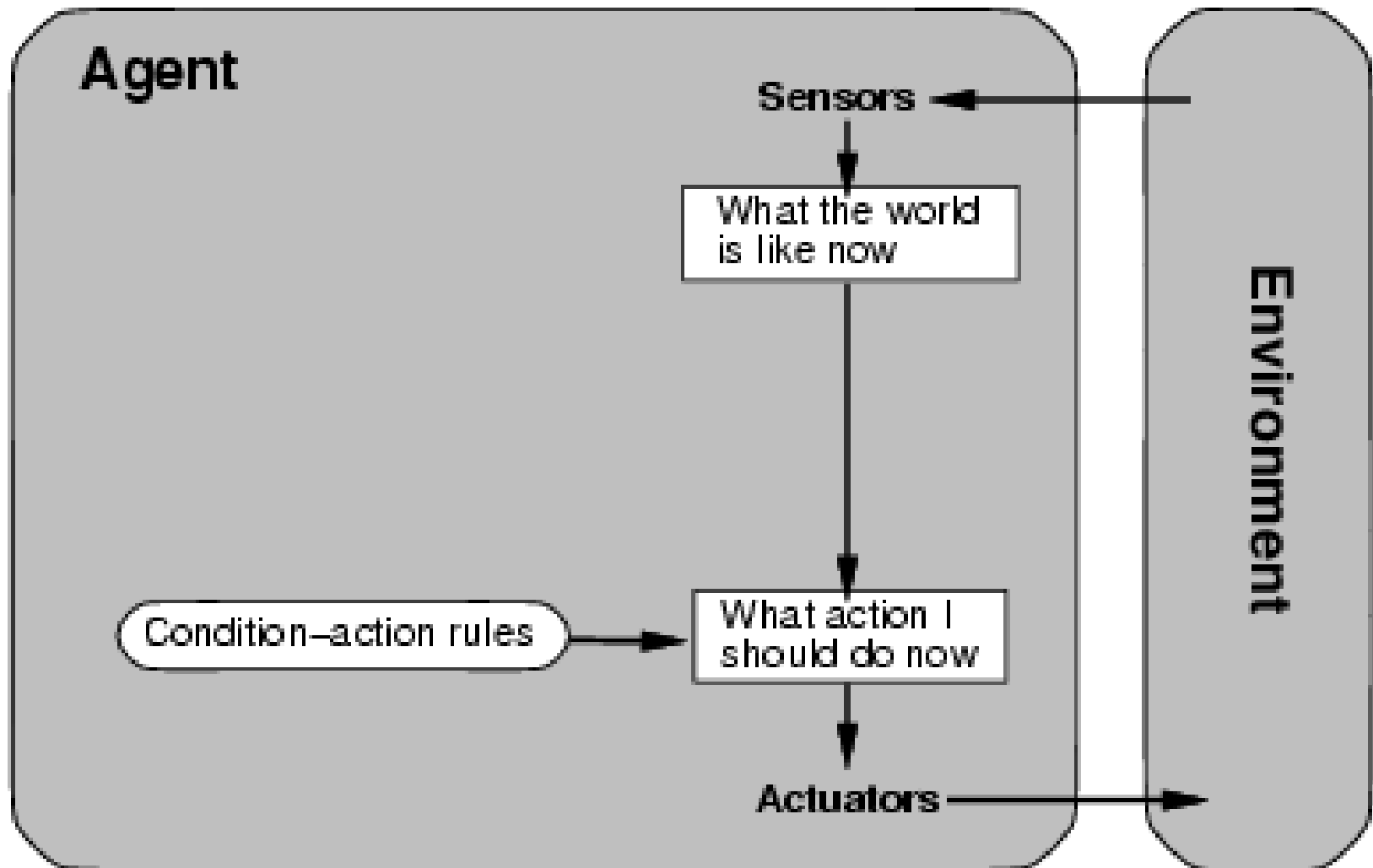
---

## Tipos básicos de agentes

- Agentes reactivos simples
- Agentes reactivos basados en modelos
- Agentes basados en objetivos
- Agentes basados en utilidad

# Estructura de Agentes

## Agente reactivo simple



# Estructura de Agentes

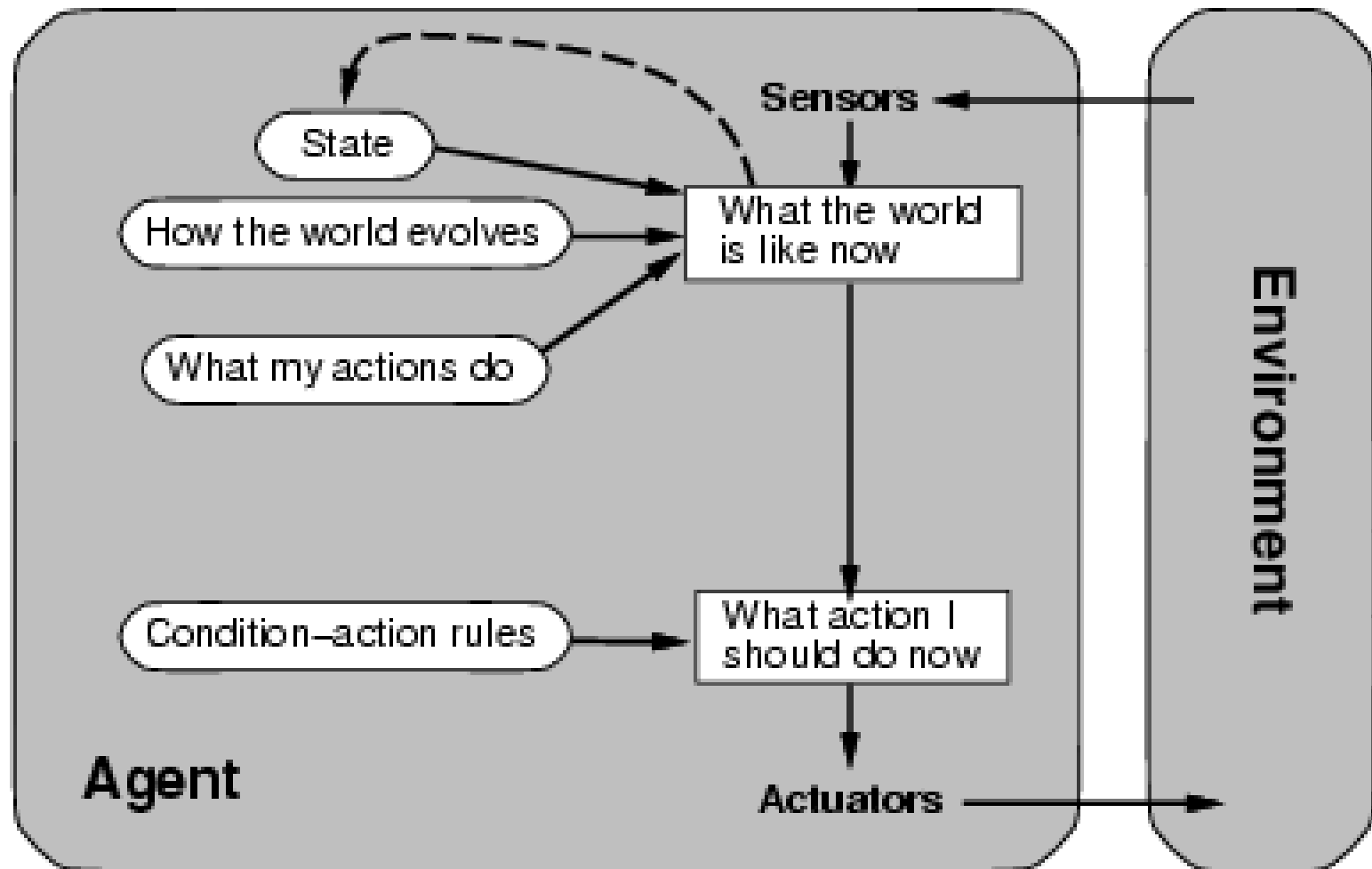
## Programa del agente reactivo simple

```
function SIMPLE-REFLEX-AGENT(percept) returns an action  
  persistent: rules, a set of condition–action rules  
  
  state  $\leftarrow$  INTERPRET-INPUT(percept)  
  rule  $\leftarrow$  RULE-MATCH(state, rules)  
  action  $\leftarrow$  rule.ACTION  
  return action
```

- El agente funciona apenas si el ambiente fuese completamente observable y la decisión correcta pudiese ser tomada basada apenas en la percepción actual.

# Estructura de Agentes

## Agente reactivo basado en modelo





# Estructura de Agentes

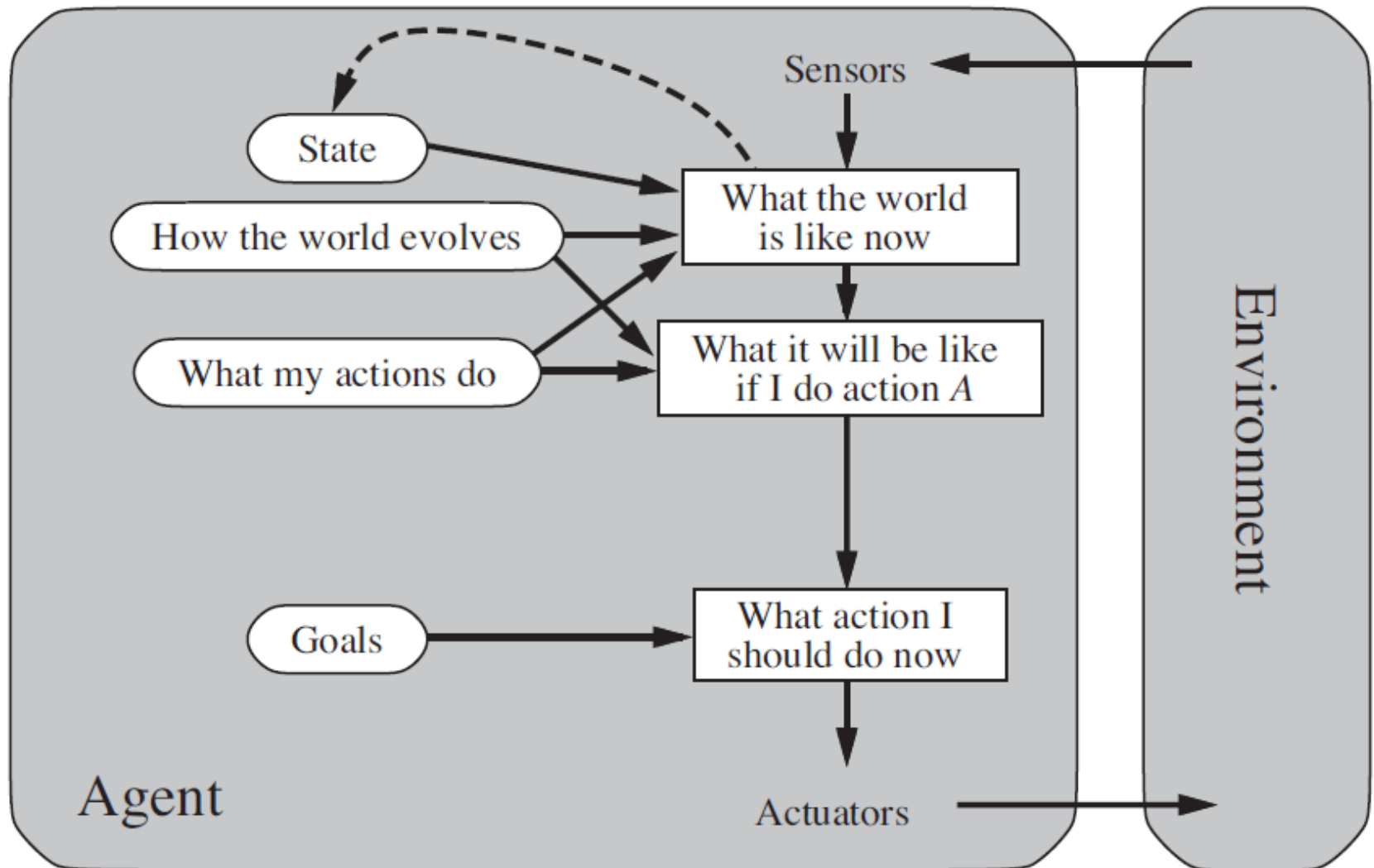
## Programa del Agente Reactivo Basado en Modelo

```
function MODEL-BASED-REFLEX-AGENT(percept) returns an action
  persistent: state, the agent's current conception of the world state
               model, a description of how the next state depends on current state and action
               rules, a set of condition–action rules
               action, the most recent action, initially none

  state ← UPDATE-STATE(state, action, percept, model)
  rule ← RULE-MATCH(state, rules)
  action ← rule.ACTION
  return action
```

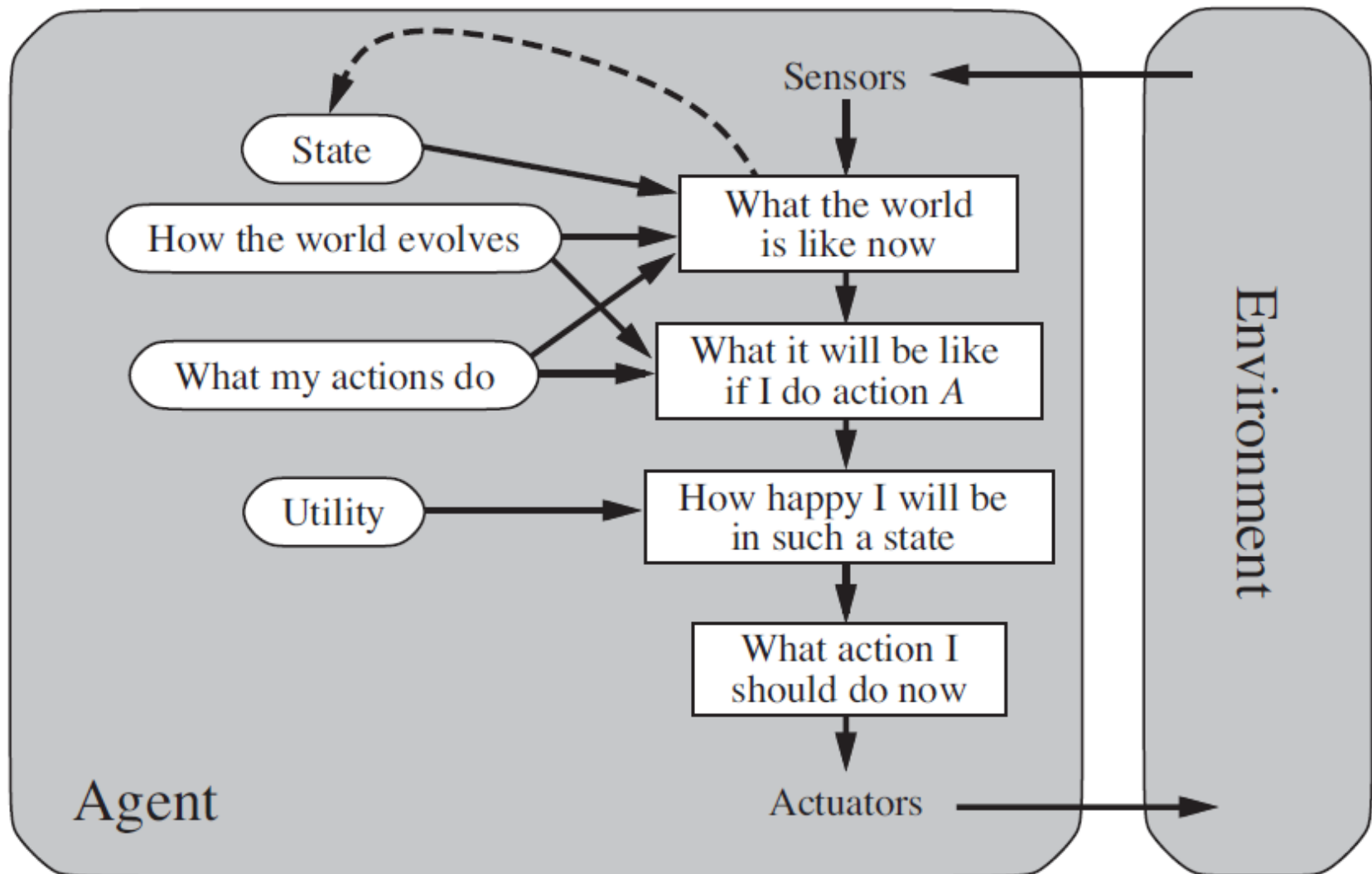
# Estructura de Agentes

## Agente basado en objetivo



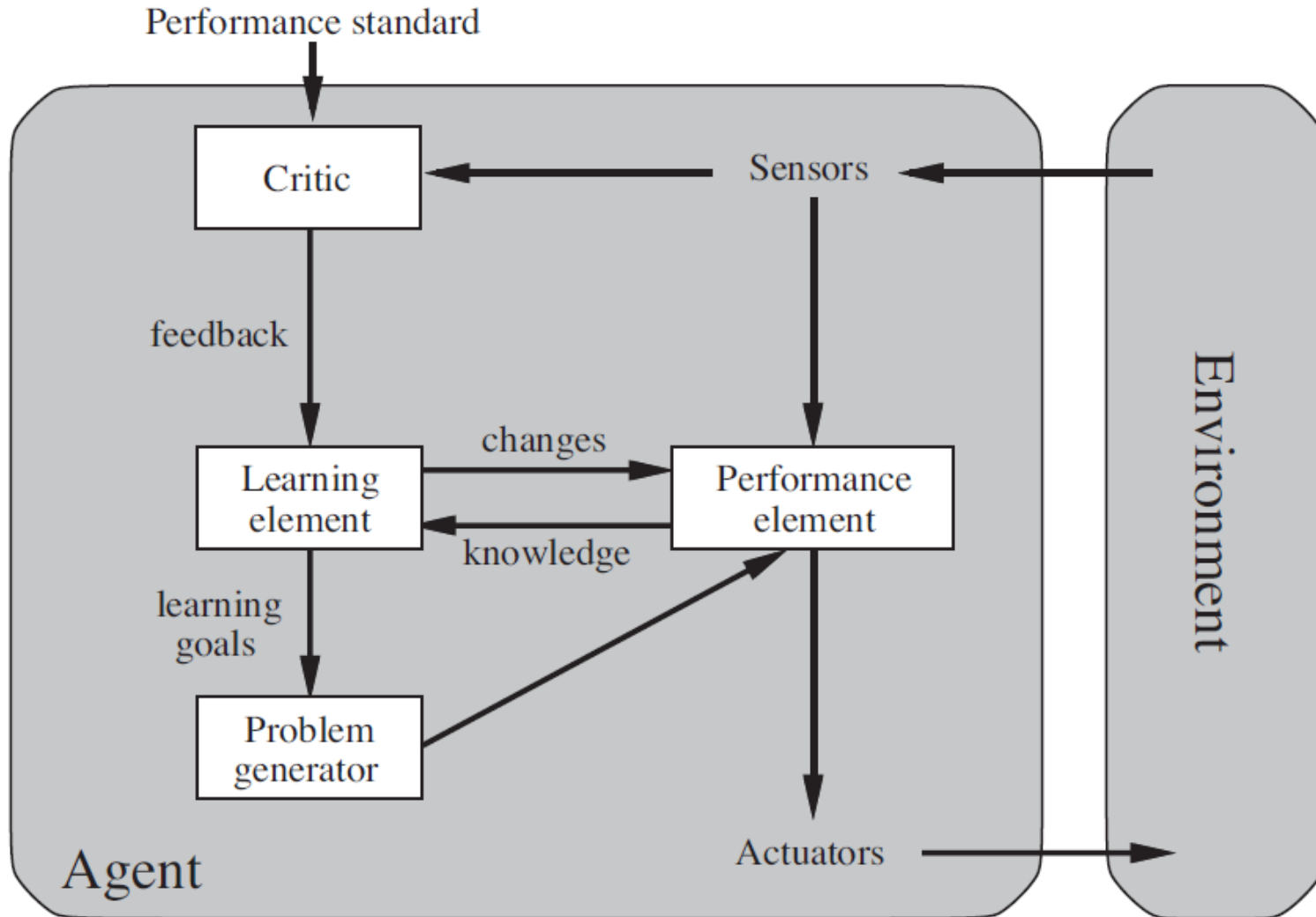
# Estructura de Agentes

## Agente basado en utilidad



# Estructura de Agentes

## Agentes que aprenden

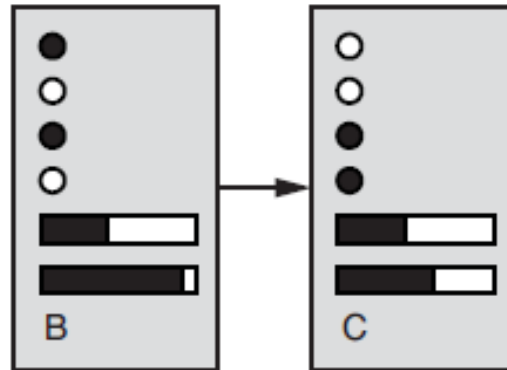


# Representación de estados en agentes

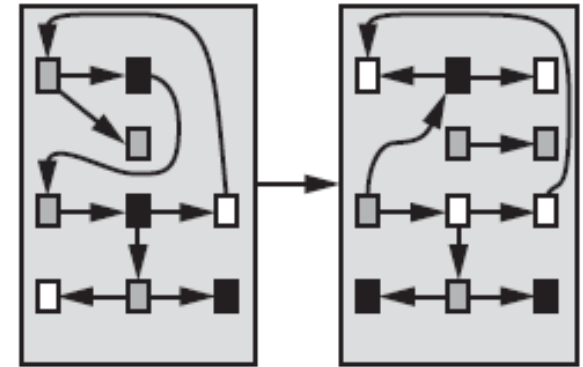
## Tipos de representación de estados:



Atómica



Factorada



Estructurada

# Representación de estados en agentes

## Consideraciones para representación de estados en juegos:

- Representación **depende del tipo de salida** del juego:
  - juegos textuales -> strings,
  - Juegos de tableros -> listas o matrices de posiciones, etc.
  - Videojuegos -> representación factorada o estructurada
- Puede haber **varias formas de representar estados** en juegos. Por ejemplo, un juego de carreras de carros:
  - Lista de posiciones y velocidades de todos los carros (vista externa)
  - Lista de distancias y ángulos a todos los otros carros (vista interna)
- **Representación es crucial** para el resto del diseño del agente

# Agentes de resolución de problemas

---

- Los agentes reactivos no funcionan en entornos para los cuales el numero de reglas condición-acción es muy grande para almacenar
- En ese caso podemos construir un tipo de agente basado en objetivo llamado de agente de resolución de problemas

# Agentes de resolución de problemas

---

## Pasos de un agente básico de resolución de problemas

- Formulación de objetivo
- Formulación de problema:
  - ▣ Estado inicial, espacio de estados, acciones, modelo de transición, costo de camino
- Búsqueda de solución:
  - ▣ encuentra una secuencia de acciones para llegar a un estado objetivo
- Ejecución de solución



# Agentes de resolución de problemas

```
function SIMPLE-PROBLEM-SOLVING-AGENT(percept) returns an action  
persistent: seq, an action sequence, initially empty  
             state, some description of the current world state  
             goal, a goal, initially null  
             problem, a problem formulation  
  
state  $\leftarrow$  UPDATE-STATE(state, percept)  
if seq is empty then  
    goal  $\leftarrow$  FORMULATE-GOAL(state)  
    problem  $\leftarrow$  FORMULATE-PROBLEM(state, goal)  
    seq  $\leftarrow$  SEARCH(problem)  
    if seq = failure then return a null action  
action  $\leftarrow$  FIRST(seq)  
seq  $\leftarrow$  REST(seq)  
return action
```

La suposición es un ambiente estático, observable, discreto e determinístico.

# Agentes de resolución de problemas

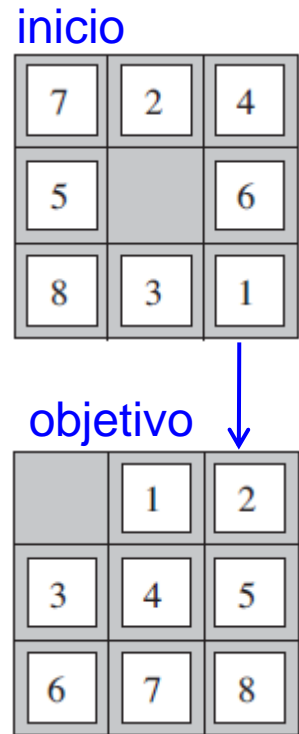
## Componentes de la Formulación del Problema:

- ❑ **Estados:** Conjunto de situaciones diferentes que puede estar el problema
- ❑ **Estado inicial:** Situación del problema al inicio
- ❑ **Acciones:** Operaciones que pueden ser realizadas desde un determinado estado  $s$ , denotada comúnmente como: **ACTIONS( $s$ )**
- ❑ **Modelo de transición:** estados alcanzables desde un estado dado  $s$  con una determinada acción  $a$ , comúnmente se denota: **RESULT( $s, a$ )**
- ❑ **Función de prueba de objetivo:** Determina si un estado es la solución del problema, comúnmente se denota: **GOAL-TEST( $s$ )**
- ❑ **Costo del camino:** Alguna función que mide cuan difícil o costoso es determinado camino para llegar a un nodo  $s$  desde el estado inicial,  **$g(s)$**

# Agentes de resolución de problemas

## Ejemplo de Formulación de Problema: 8-puzzle

- ❑ **Estados:** Todas las configuraciones posibles de 8 números y un blanco
- ❑ **Estado inicial:** Alguna configuración dada del puzzle
- ❑ **Acciones:** Movimientos del casillero blanco: **Derecha, Izquierda, Arriba, Abajo**
- ❑ **Modelo de transición:** resultado de alguna acción, dado un estado: Ej. **RESULT**(inicio, Izquierda) = blanco y 5 intercambiados
- ❑ **Prueba de Objetivo:** Verifica si el estado es el objetivo
- ❑ **Costo del camino:** Cada acción cuesta 1. El costo de la solución sería el costo de todas las acciones



# Agentes de resolución de problemas

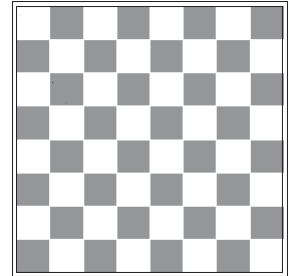
## Ejemplo de Formulación de Problema: 8-queens

- ❑ **Estados:** configuraciones de 0 a 8 reinas en el tablero
- ❑ **Estado inicial:** 0 reinas en el tablero
- ❑ **Acciones:** **Adicionar** una reina a un casillero vacío
- ❑ **Modelo de transición:** Retorna el tablero con la reina añadida
- ❑ **Prueba de objetivo:** Verificar que el estado tenga 8 reinas no atacadas

Esta formulación tiene

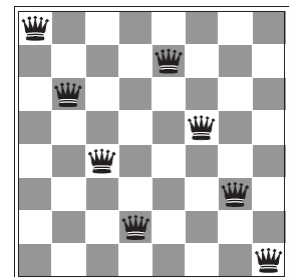
$64 \times 63 \times \dots \times 57 \sim 1.8 \times 10^{14}$  posibles secuencias a investigar!

inicio



**Objetivo:**  
estado donde  
las 8 reinas no  
se atacuen

Ej.



# Agentes de resolución de problemas

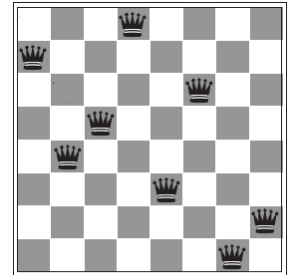
## Ejemplo de Re-formulación de Problema: 8-queens

- ❑ **Estados:** Vectores de 8 números no repetidos (permutaciones). Cada elemento indica la fila en que se encuentra la reina en una columna
- ❑ **Estado inicial:** Permutación aleatoria
- ❑ **Acciones:** Intercambiar 2 elementos
- ❑ **Prueba de objetivo:** Verificar si la nueva permutación tiene reinas no atacadas

Esta formulación tiene

$8 \times 7 \times \dots \times 1 = 40320$  posibles secuencias a investigar!

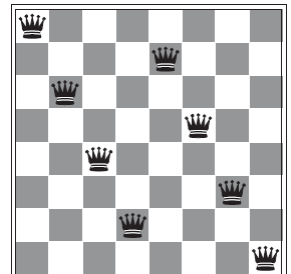
inicio



[2, 5, 4, 1, 6, 3, 8, 7]

**Objetivo:**

estado donde las 8 reinas no se ataquen  
Ej.

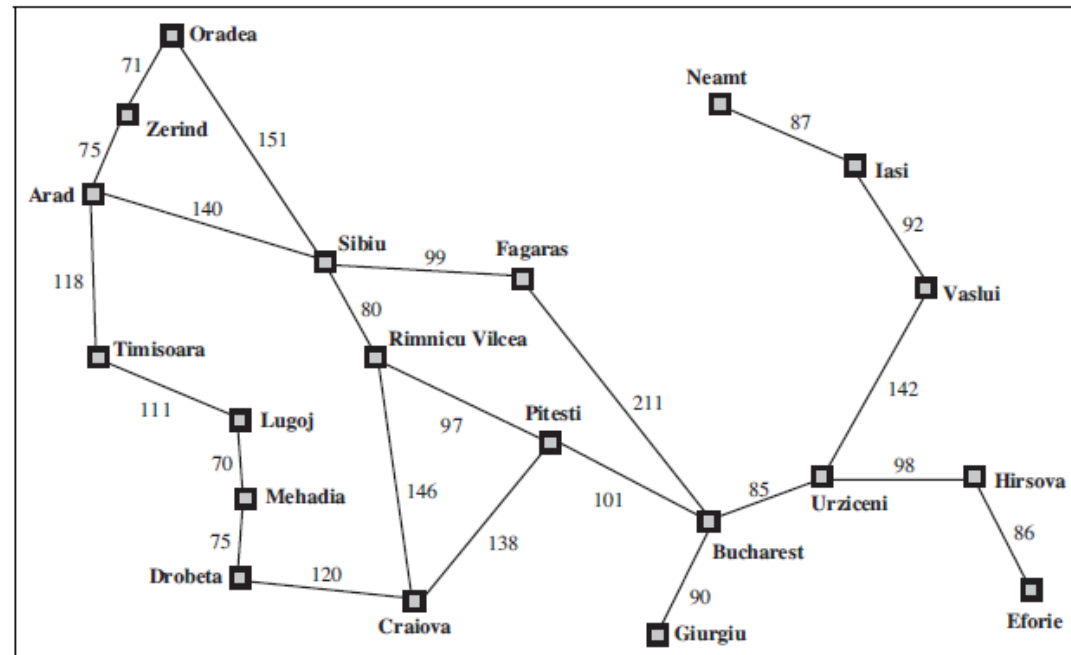


[1, 3, 5, 7, 2, 4, 6, 8]

# Agentes de resolución de problemas

## Ejemplo de Formulación de Problema: búsqueda de ruta en mapa

- ❑ **Estados:** Todas las posibles ciudades
- ❑ **Estado inicial:** ciudad inicial
- ❑ **Acciones:** Moverse a alguna ciudad vecina
- ❑ **Modelo de transición:** Mapa



- ❑ **Prueba de Objetivo:** Verificar si se llego a la ciudad deseada
- ❑ **Costo del camino:** Puede ser tiempo, distancia recorrida, contaminación emitida, etc

# Agentes de resolución de problemas

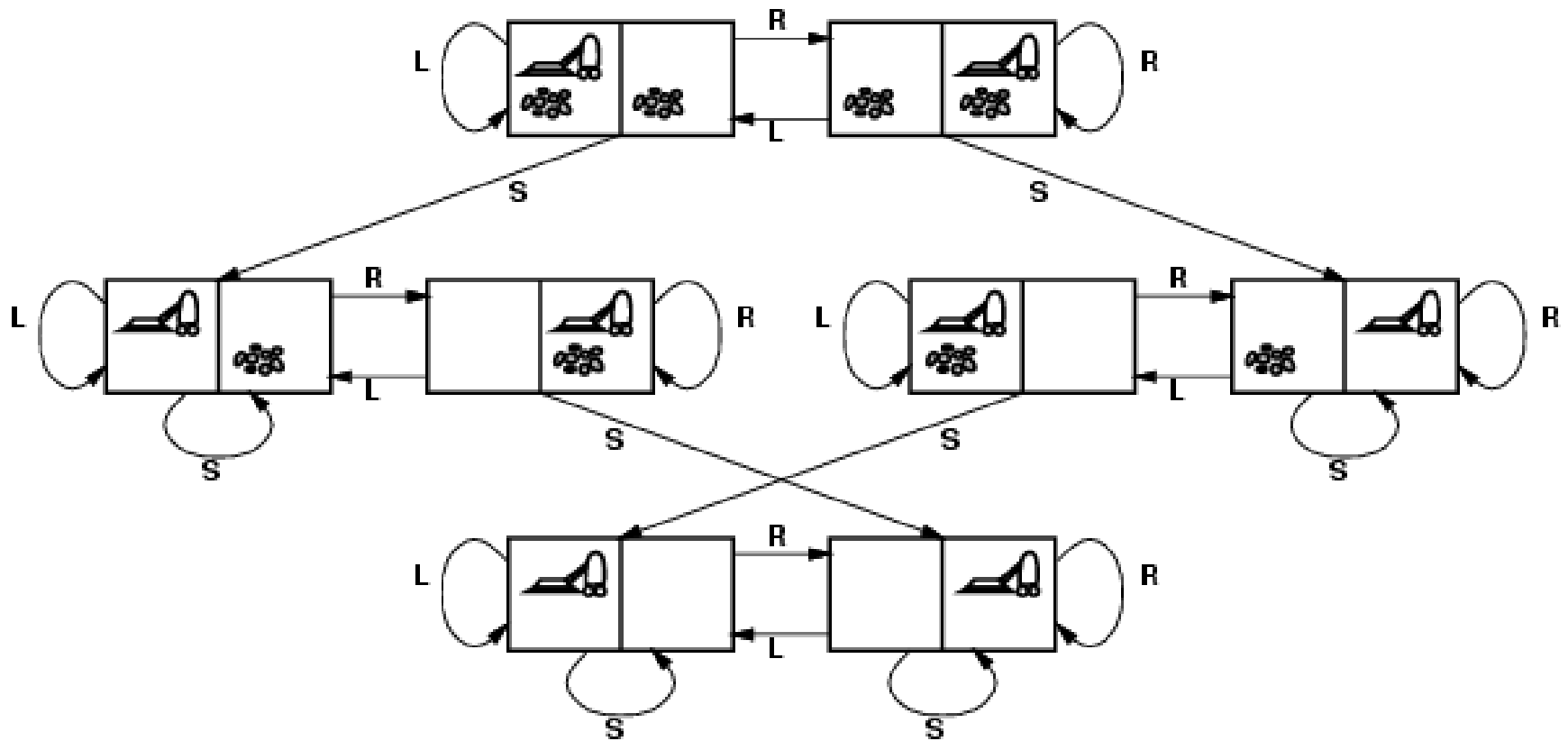
---

## Espacio de estados

- Conjunto de todos los estados accesibles a partir de un estado inicial
  - ▣ El modelo de transición (o **función sucesor**) determina el espacio de estados
- El espacio de estados puede ser representado con un **árbol (o grafo) de búsqueda**, donde los nodos representan estados y los arcos acciones

# Agentes de resolución de problemas

## Ejemplo de espacio de estados del mundo de la aspiradora





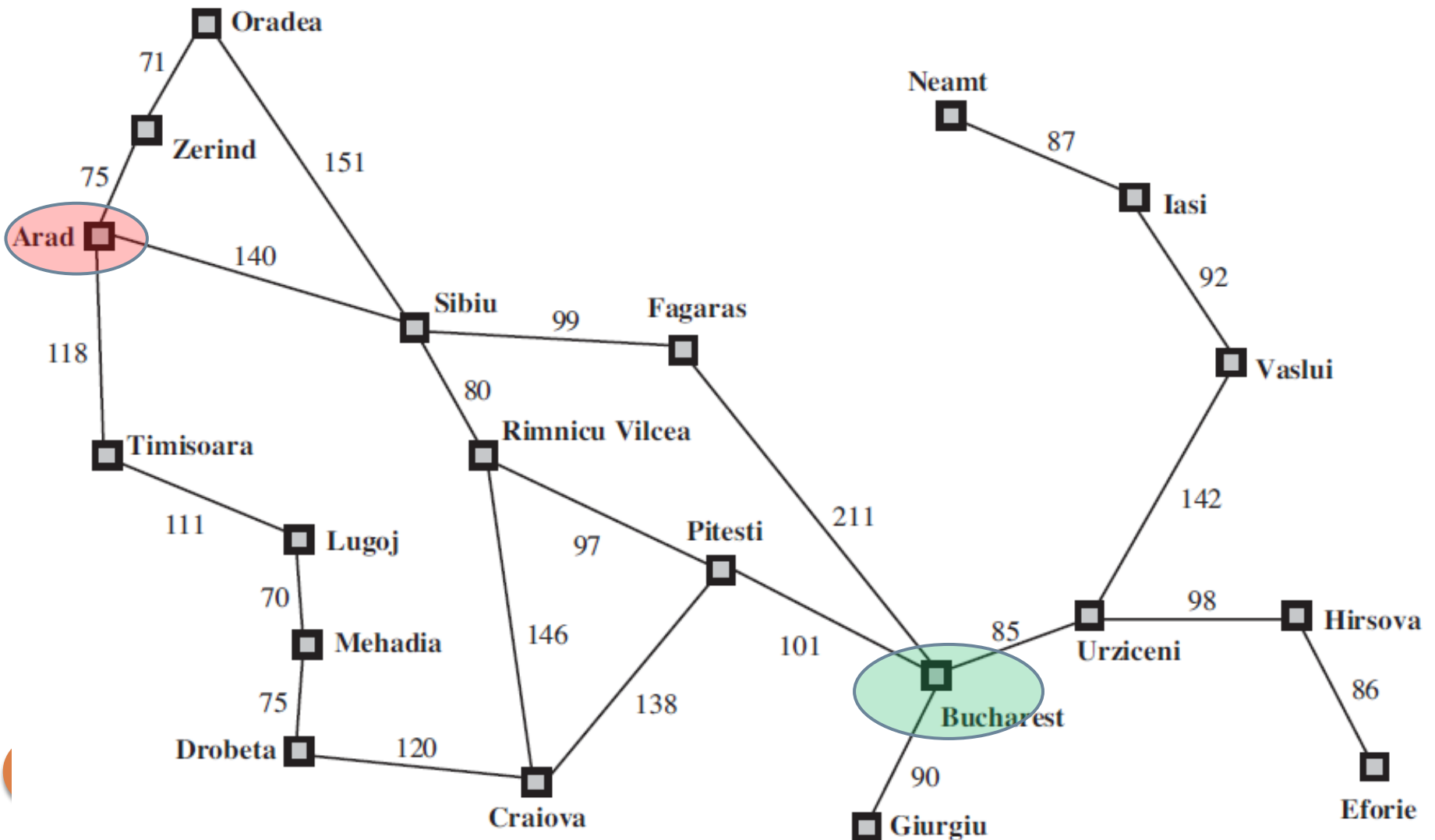
# Algoritmos de Búsqueda

---

- La idea es explorar el espacio de estados mediante el recorrido de un **árbol de búsqueda**
- Expandir el estado actual aplicando la función sucesor, generando nuevos estados
- La **estrategia de búsqueda** determina el camino a seguir, esto es, que nodos se exploran primero y cuales se dejan para después.

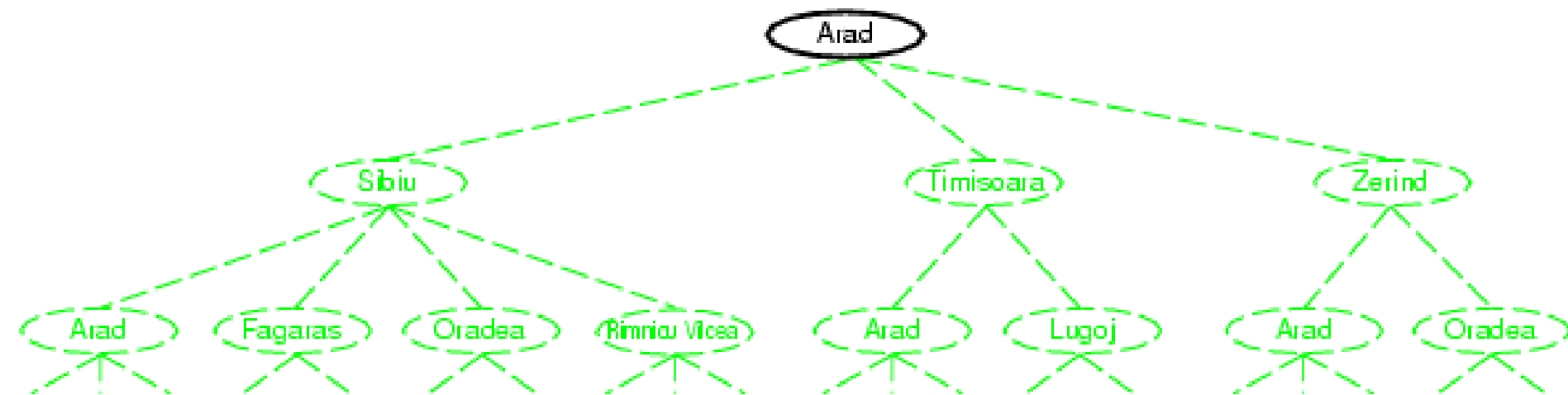
# Búsqueda de Soluciones

## Ejemplo: Búsqueda en el mapa de Rumania



# Búsqueda de Soluciones

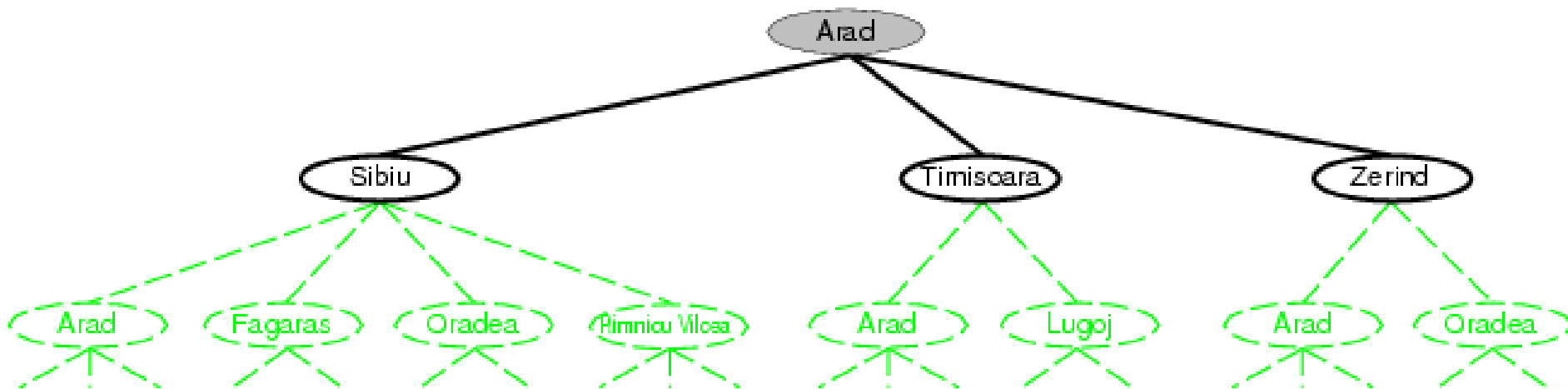
## Ejemplo: Búsqueda en el mapa de Romania



Estado Inicial

# Búsqueda de Soluciones

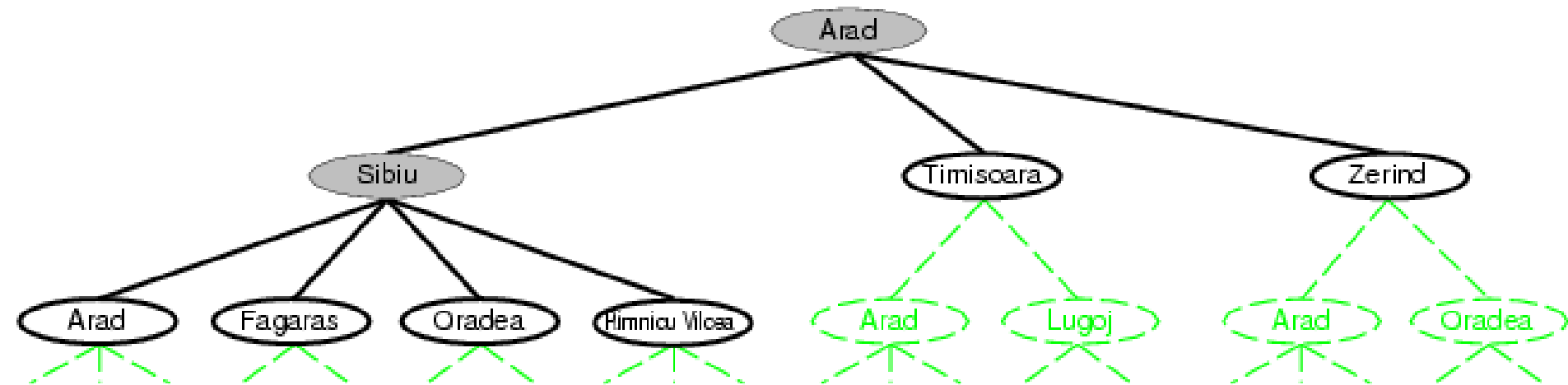
## Ejemplo: Búsqueda en el mapa de Romania



Después de expandir Arad

# Búsqueda de Soluciones

## Ejemplo: Búsqueda en el mapa de Romania

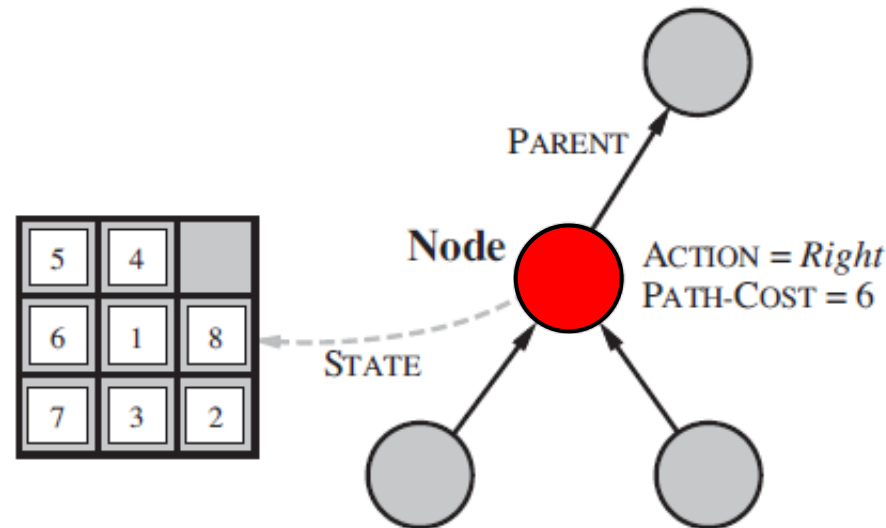


Después de expandir Sibiu

# Búsqueda de Soluciones

## Estructura de un Nodo:

- Debe incluir información de: **estado**, **nodo padre**, la **acción** que generó el nodo, **costo del camino** desde el nodo raíz, y **profundidad** del nodo



- La colección de nodos que fueron generados pero aún no expandidos es llamada de **frontera**
- La forma como colocar/sacar nodos de la frontera define la **estrategia de búsqueda**

# Búsqueda de Soluciones

## Generación de nodos hijos:

```
function CHILD-NODE(problem, parent, action) returns a node  
  return a node with  
    STATE = problem.RESULT(parent.STATE, action),  
    PARENT = parent, ACTION = action,  
    PATH-COST = parent.PATH-COST + problem.STEP-COST(parent.STATE, action)
```

# Búsqueda de Soluciones

## Estructuras de datos para implementar la frontera: **queue**

- First-in First Out (**FIFO**)
- Last-in First-out (**LIFO** o **Pila**)
- Cola de Prioridad

## Operaciones en la frontera:

- **EMPTY?**(**queue**): Retorna *true* si la cola esta vacía
- **POP**(**queue**): Remueve y retorna el 1er elemento de la cola
- **INSERT**(**element**, **queue**): Inserta un elemento en la cola y devuelve esta



# Búsqueda de Soluciones

## Algoritmo general de búsqueda en arboles

```
function TREE-SEARCH(problem) returns a solution, or failure
  initialize the frontier using the initial state of problem
  loop do
    if the frontier is empty then return failure
    choose a leaf node and remove it from the frontier
    if the node contains a goal state then return the corresponding solution
    expand the chosen node, adding the resulting nodes to the frontier
```

# Búsqueda de Soluciones

Algoritmo general de búsqueda en árboles con memoria de nodos expandidos

```
function GRAPH-SEARCH(problem) returns a solution, or failure
  initialize the frontier using the initial state of problem
  initialize the explored set to be empty
  loop do
    if the frontier is empty then return failure
    choose a leaf node and remove it from the frontier
    if the node contains a goal state then return the corresponding solution
    add the node to the explored set
    expand the chosen node, adding the resulting nodes to the frontier
    only if not in the frontier or explored set
```

# Estrategias de Búsqueda

## Búsqueda sin información o búsqueda ciega

- Estrategias de búsqueda sin información usan solamente la información disponible en la definición del problema
  - ▣ Solo generan sucesores verificando si es estado objetivo
- Las estrategias de búsqueda sin información se distinguen por la orden en que los nodos son expandidos.
  - ▣ Búsqueda en amplitud (*Breadth-first search*)
  - ▣ Búsqueda de costo uniforme
  - ▣ Búsqueda en profundidad (*Depth-first search*)
  - ▣ Búsqueda en profundidad limitada
  - ▣ Búsqueda de profundización iterativa
  - ▣ Búsqueda bidireccional

# Estrategias de Búsqueda

## Evaluación de desempeño

- Estrategias son evaluadas de acuerdo a los siguientes criterios
  - ▣ **Compleitud**: el algoritmo siempre encuentra la solución?
  - ▣ **Complejidad de tiempo**: número de nodos generados
  - ▣ **Complejidad de espacio**: número máximo de nodos en memoria
  - ▣ **Optimalidad**: la estrategia encuentra la **solución óptima**?
    - Una **solución óptima** es una solución con menor costo de camino.
- Complejidad de tiempo y espacio son medidos en función de:
  - ▣  **$b$** : máximo factor de ramificación del árbol (numero máximo de sucesores de cualquier nodo)
  - ▣  **$d$** : profundidad del nodo objetivo menos profundo
  - ▣  **$m$** : tamaño máximo de cualquier camino en el espacio de estados

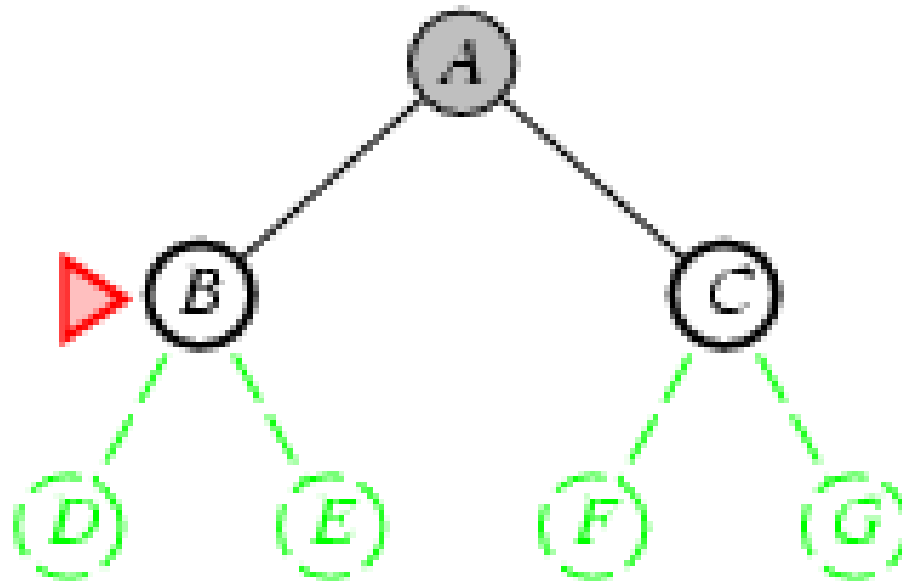
# Búsqueda en Amplitud

---

- Expandir el nodo aun no expandido mas cerca de la raíz
- Implementación: Puede ser TREE-SEARCH o GRAPH-SEARCH usando como frontera una cola **FIFO**:

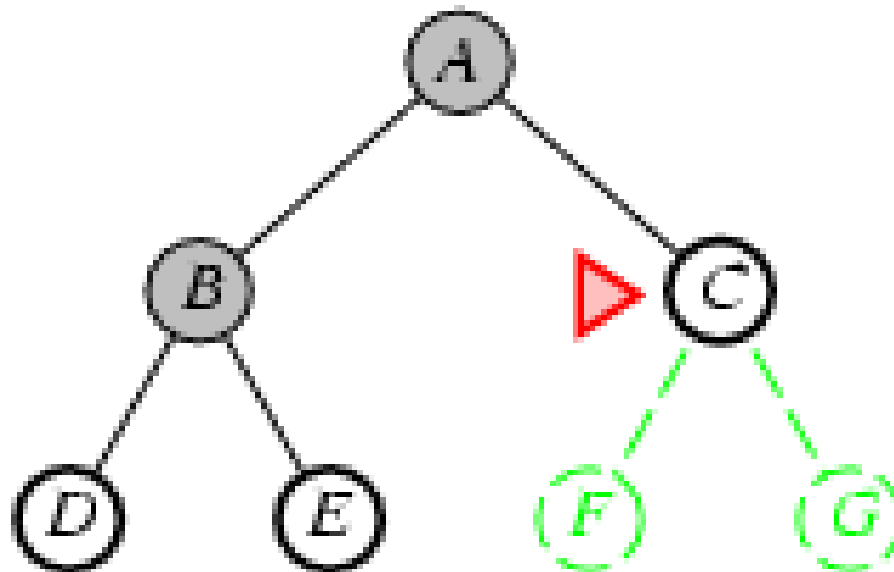
# Búsqueda en Amplitud

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en amplitud



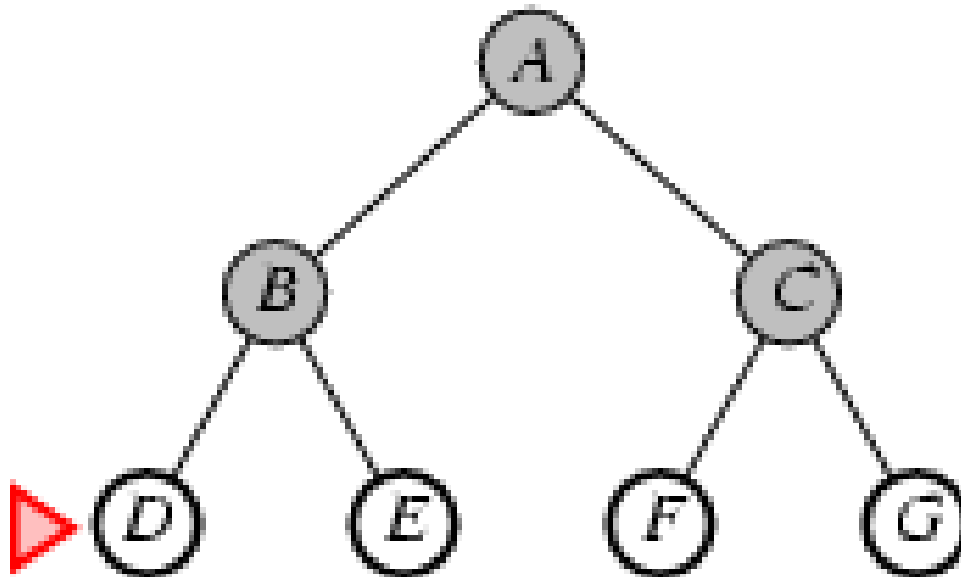
# Búsqueda en Amplitud

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en amplitud



# Búsqueda en Amplitud

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en amplitud





# Búsqueda en Amplitud

## Propiedades de Búsqueda en amplitud

□ Completa? **SI**, si  $b$  es finito

□ Complejidad de tiempo:

$$1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d + b(b^d) = O(b^{d+1}) \quad (\text{impl. Graph-Search})$$

□ Complejidad de espacio:

▣ Existe  $O(b^{d-1})$  nodos en *explored set* y  $O(b^d)$  en la frontera, así que la complejidad espacial es dominada por la frontera:  $O(b^d)$

□ Óptima? **SI**, si todas las acciones tuvieran los mismos costos

# Búsqueda en Amplitud

## Propiedades de Búsqueda en amplitud

- Con un factor de ramificación  $b=10$  y suponiendo que puedan ser generados 1 millón de nodos por segundo y que cada nodo requiera 1 KB de espacio, se tendría:

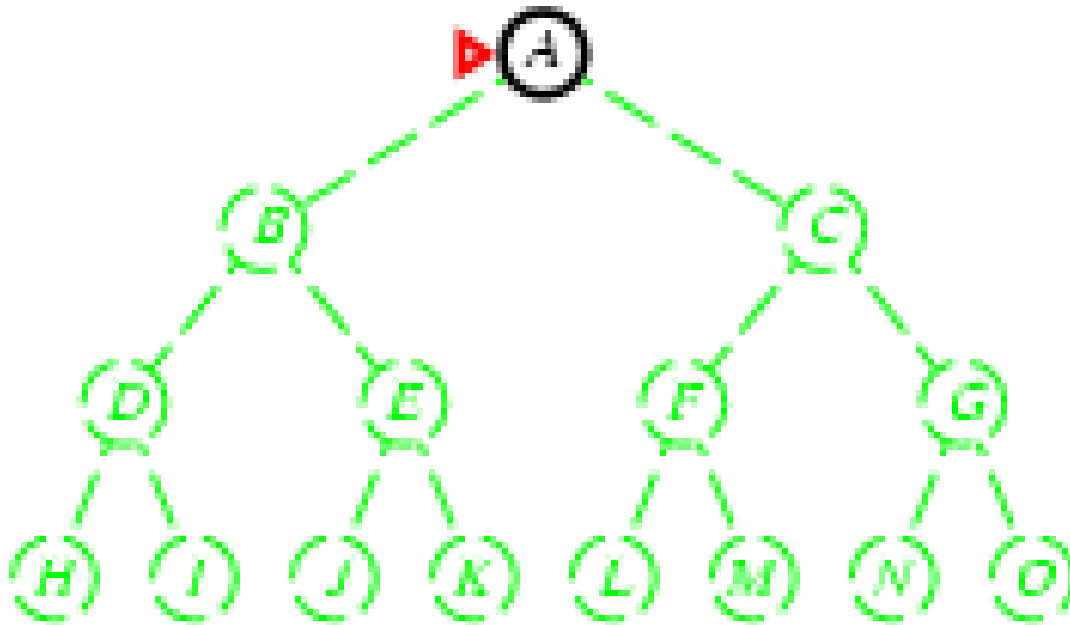
Depth	Nodes	Time	Memory
2	110	.11 milliseconds	107 kilobytes
4	11,110	11 milliseconds	10.6 megabytes
6	$10^6$	1.1 seconds	1 gigabyte
8	$10^8$	2 minutes	103 gigabytes
10	$10^{10}$	3 hours	10 terabytes
12	$10^{12}$	13 days	1 petabyte
14	$10^{14}$	3.5 years	99 petabytes
16	$10^{16}$	350 years	10 exabytes

# Búsqueda en Profundidad

- Expande el nodo no expandido mas profundo
- Implementación: Puede ser GRAPH-SEARCH usando como frontera una lista **LIFO** (last-in, first-out), también conocida como **pila**:

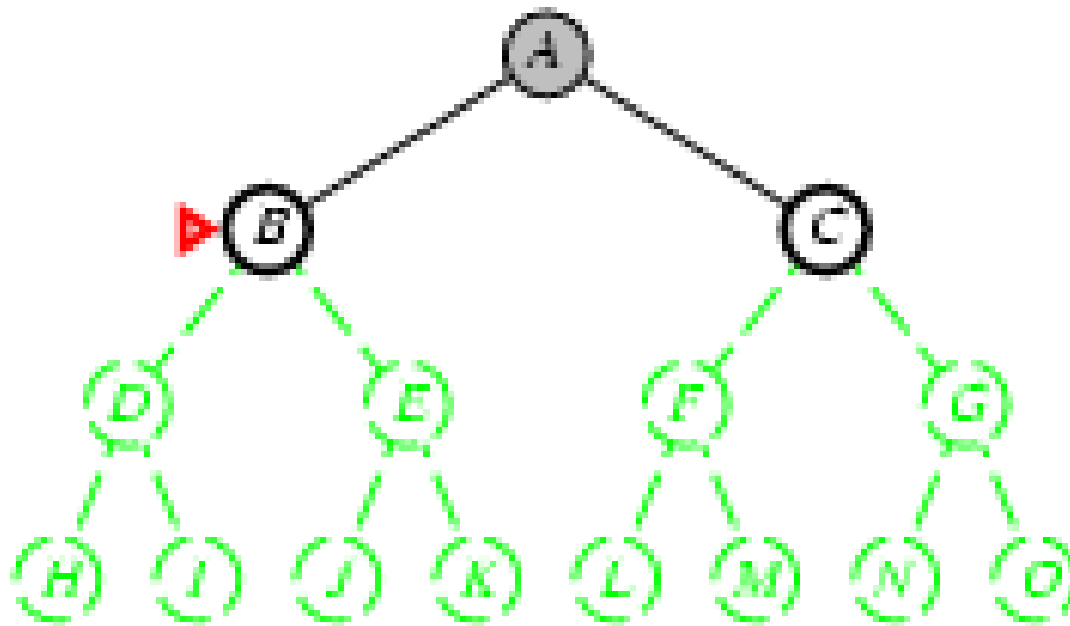
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



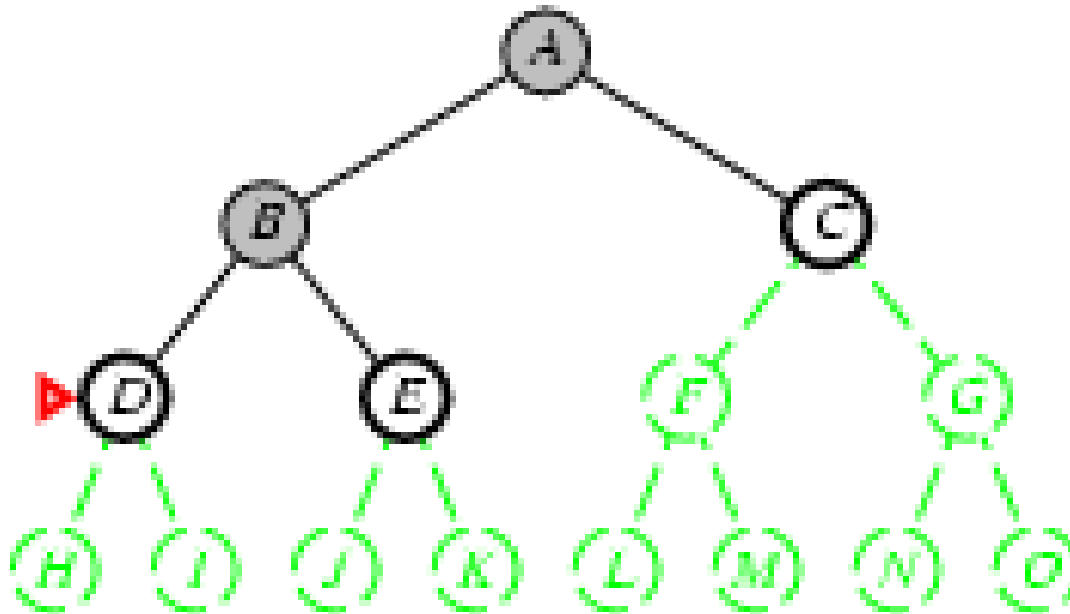
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



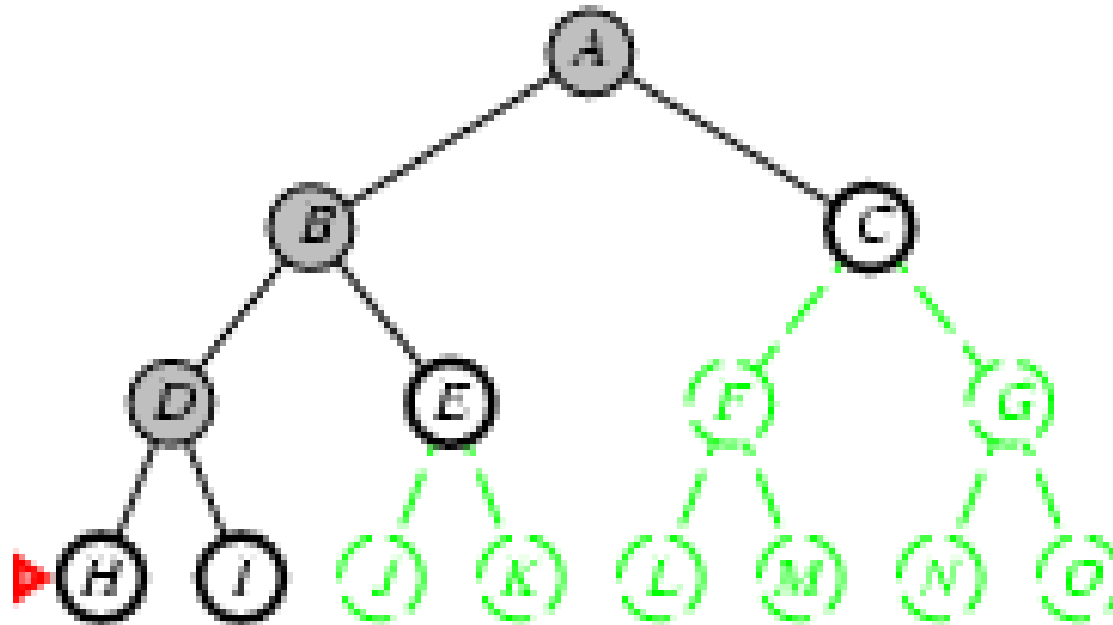
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



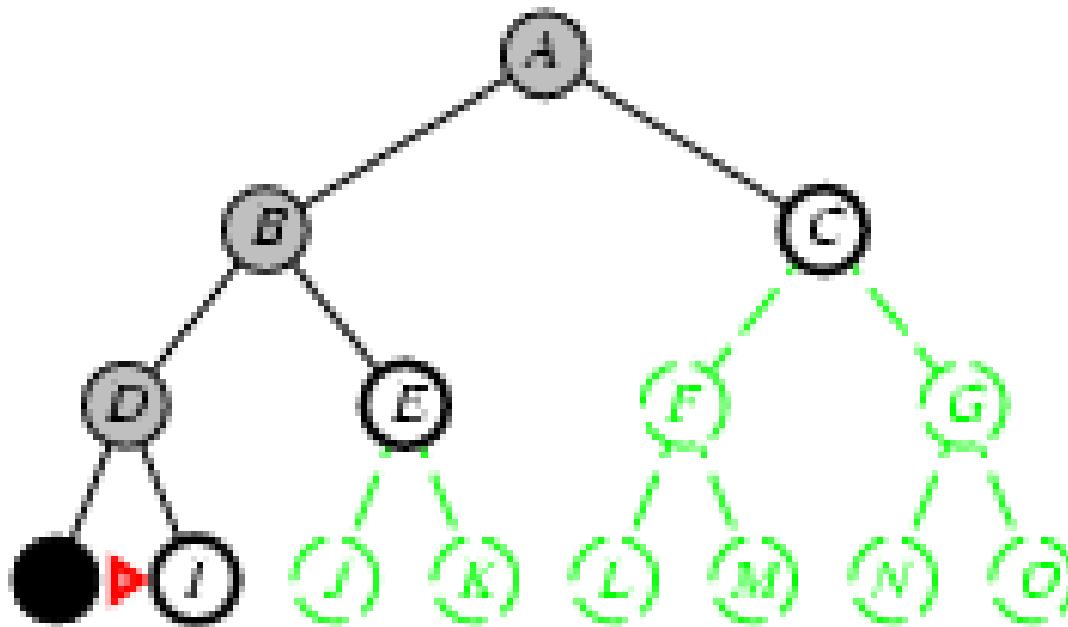
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



# Búsqueda en Profundidad

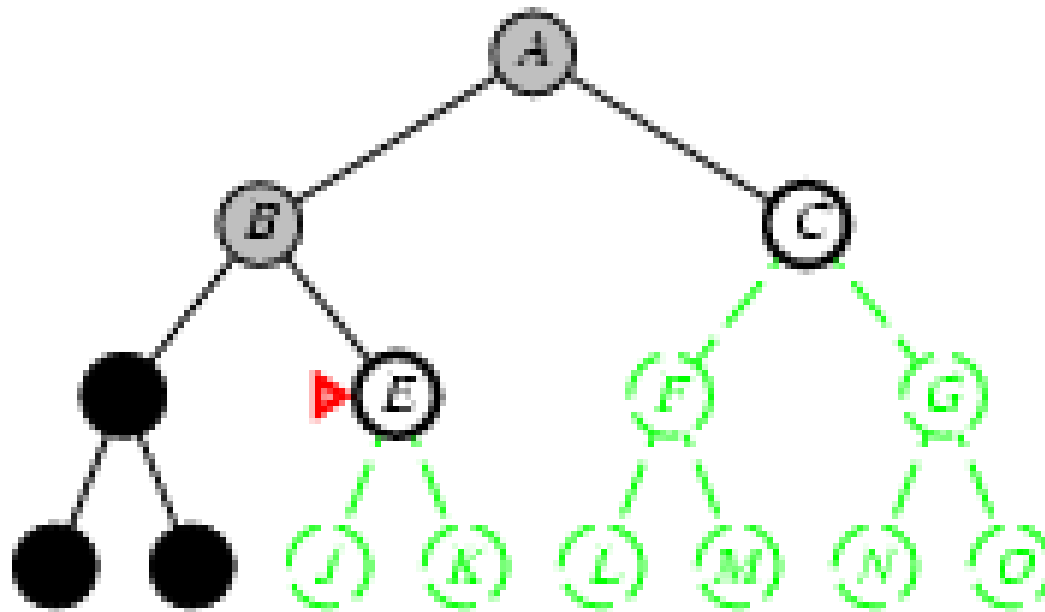
Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad





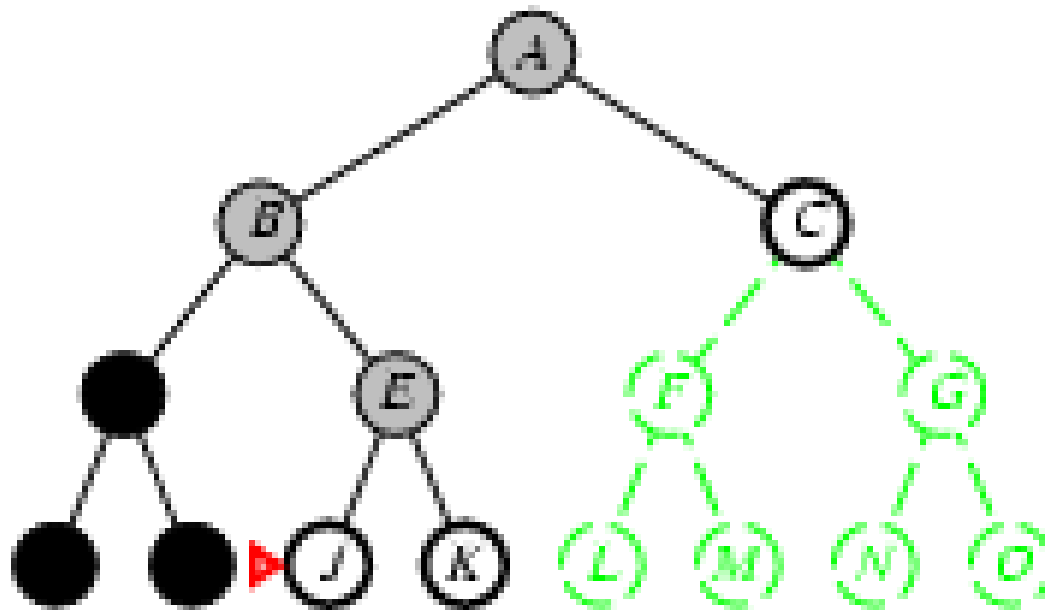
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



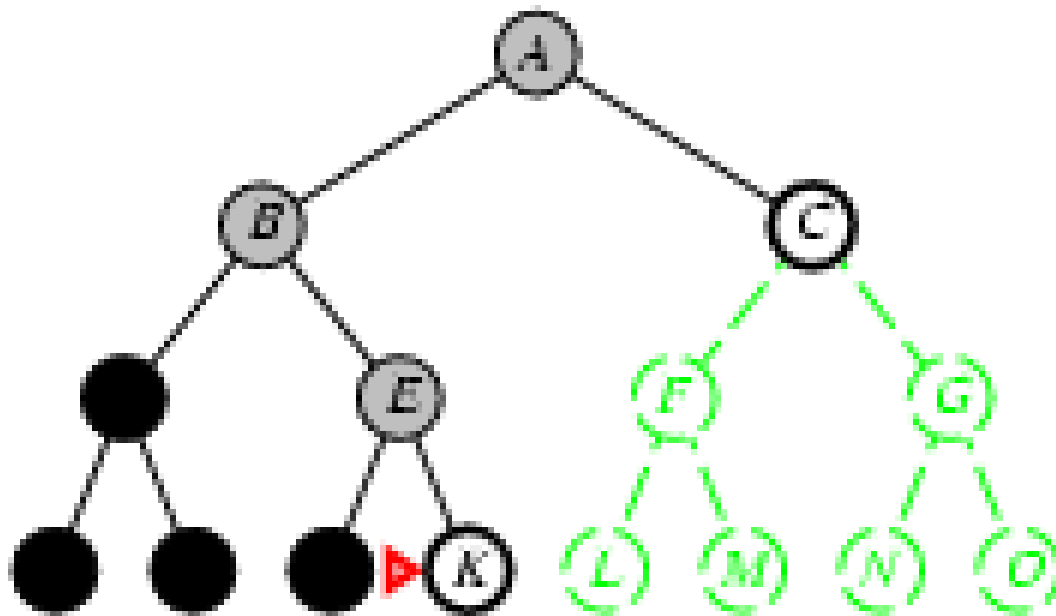
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



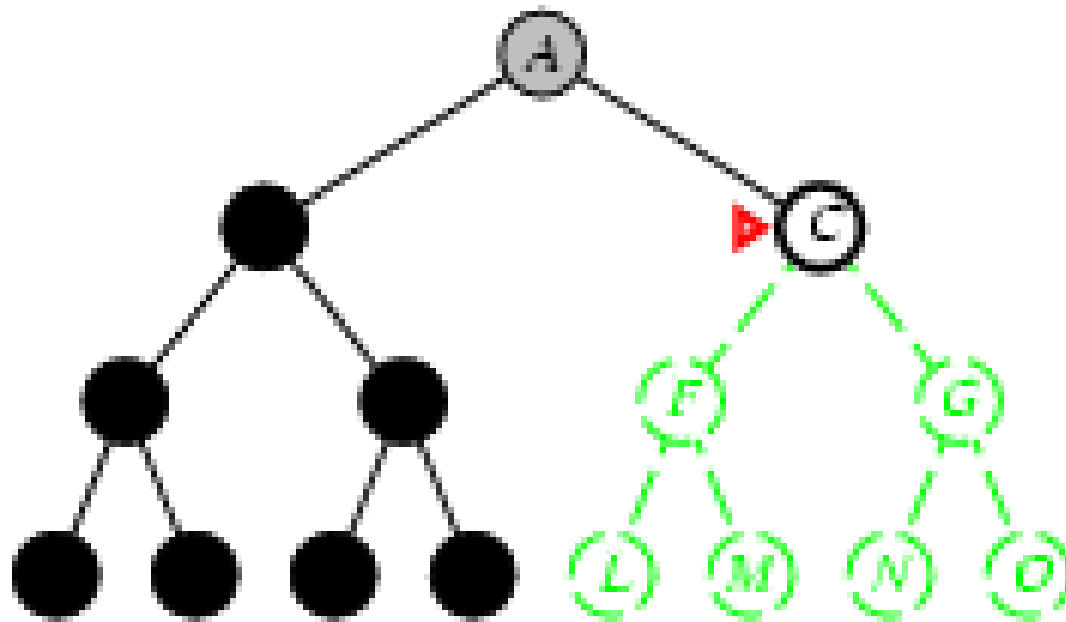
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



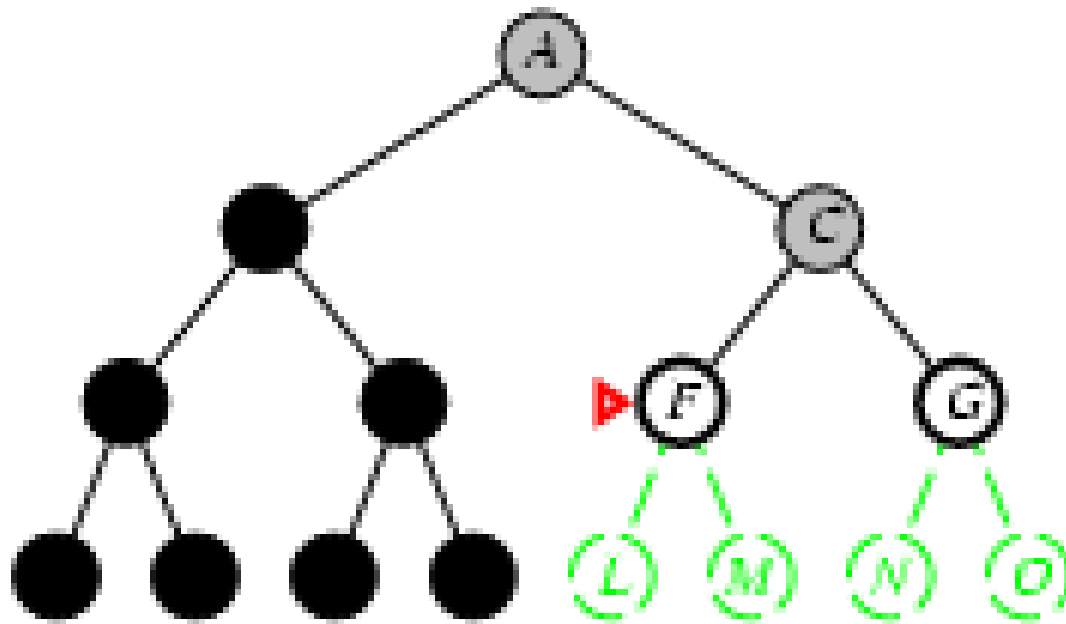
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



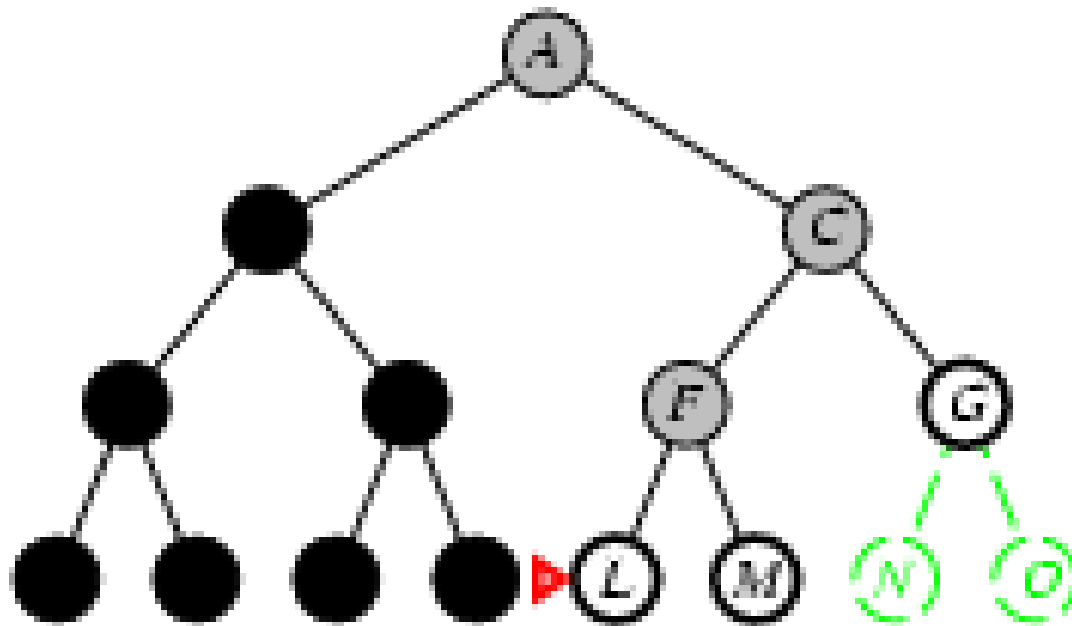
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



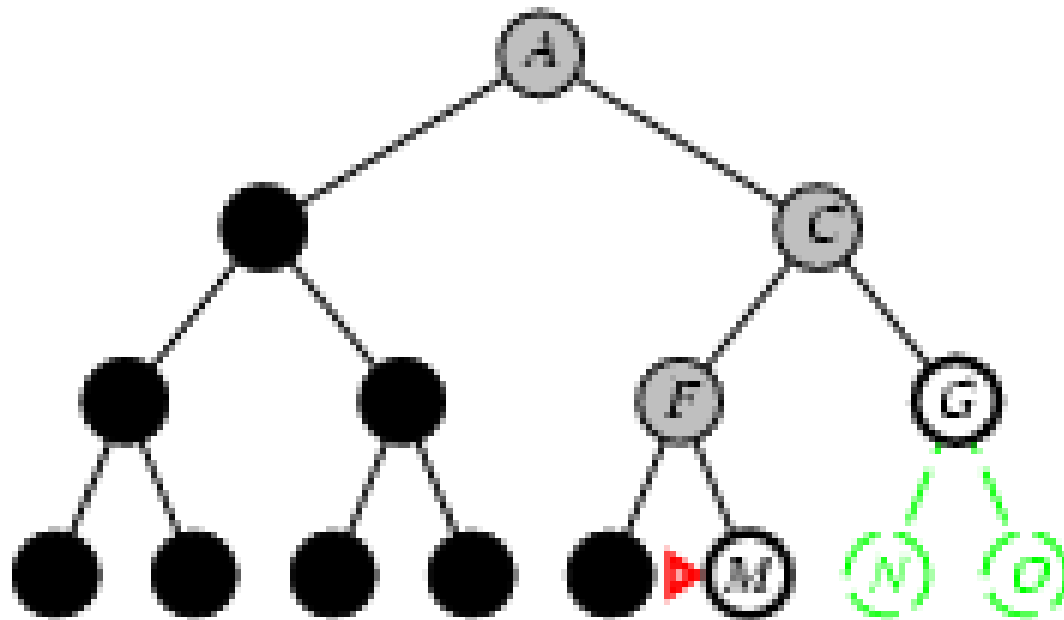
# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



# Búsqueda en Profundidad

Ejemplo de exploración de nodos en búsqueda en profundidad



# Búsqueda en Profundidad

## Propiedades de Búsqueda en Profundidad

- **Completa?** **SI**, solo en espacios con profundidad finita
- **Complejidad de tiempo:**  
 $O(b^m)$ , pésimo cuando  $m$  es mucho mayor que  $d$ , pero si hay muchas soluciones puede ser mas eficiente que la búsqueda en amplitud
- **Complejidad de espacio:**  
 $O(bm)$ , (complejidad lineal). En el ejemplo anterior con  $b=10$ ,  $d=m=16$  se tendría 156 kilobytes en lugar de 10 exabytes
- **Optima?** **NO**, ya que la búsqueda termina cuando encuentra la 1ra solución, pudiendo haber otra a una profundidad menor.



# Búsqueda en Profundidad Limitada

- La búsqueda es hasta un límite de profundidad  $l$ . Para esto se considera que los nodos de profundidad  $l$  no tienen sucesores.
- Implementación recursiva:

```
function DEPTH-LIMITED-SEARCH(problem, limit) returns a solution, or failure/cutoff  
  return RECURSIVE-DLS(MAKE-NODE(problem.INITIAL-STATE), problem, limit)
```

```
function RECURSIVE-DLS(node, problem, limit) returns a solution, or failure/cutoff  
  if problem.GOAL-TEST(node.STATE) then return SOLUTION(node)  
  else if limit = 0 then return cutoff  
  else  
    cutoff_occurred?  $\leftarrow$  false  
    for each action in problem.ACTIONS(node.STATE) do  
      child  $\leftarrow$  CHILD-NODE(problem, node, action)  
      result  $\leftarrow$  RECURSIVE-DLS(child, problem, limit - 1)  
      if result = cutoff then cutoff_occurred?  $\leftarrow$  true  
      else if result  $\neq$  failure then return result  
    if cutoff_occurred? then return cutoff else return failure
```

# Búsqueda en Profundidad Limitada

## Propiedades:

- Completa? **NO**, la solución puede estar mas profunda que  $l$
- Complejidad de tiempo:  $O(b^l)$
- Complejidad de espacio:  $O(bl)$ ,
- Optima? **NO**

# Búsqueda de profundización iterativa

- Llama iterativamente a BFS limitado, aumentando gradualmente el límite de profundidad /

```
function ITERATIVE-DEEPENING-SEARCH(problem) returns a solution, or failure
for depth = 0 to  $\infty$  do
    result  $\leftarrow$  DEPTH-LIMITED-SEARCH(problem, depth)
    if result  $\neq$  cutoff then return result
```

# Búsqueda de profundización iterativa

Ejemplo de búsqueda en profundidad con profundización iterativa:  $l=0$

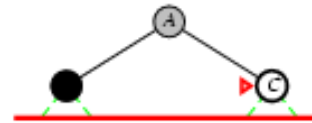
Limit = 0



# Búsqueda de profundización iterativa

Ejemplo de búsqueda en profundidad con profundización iterativa:  $l=1$

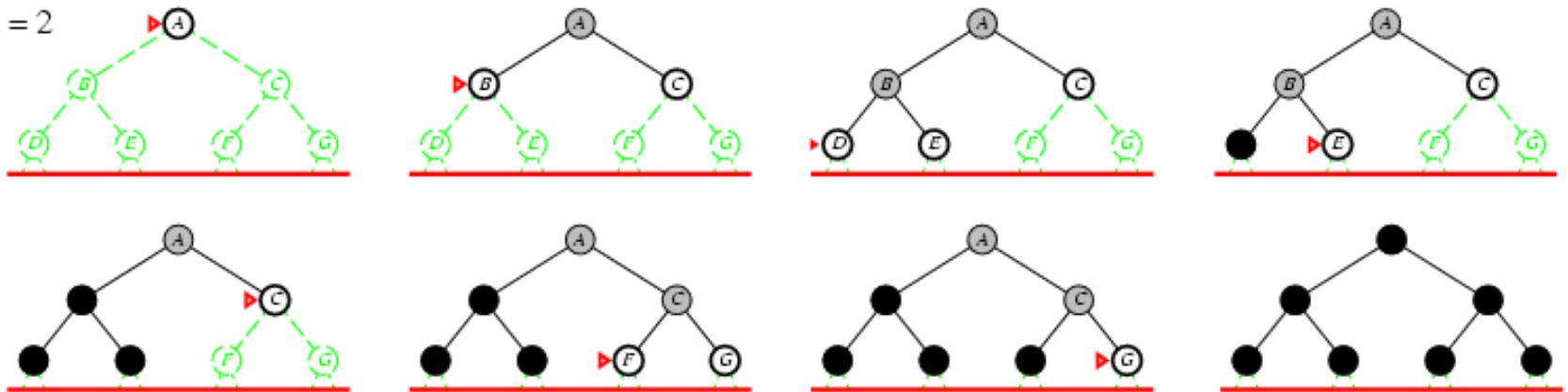
Limit = 1



# Búsqueda de profundización iterativa

Ejemplo de búsqueda en profundidad con profundización iterativa:  $l=2$

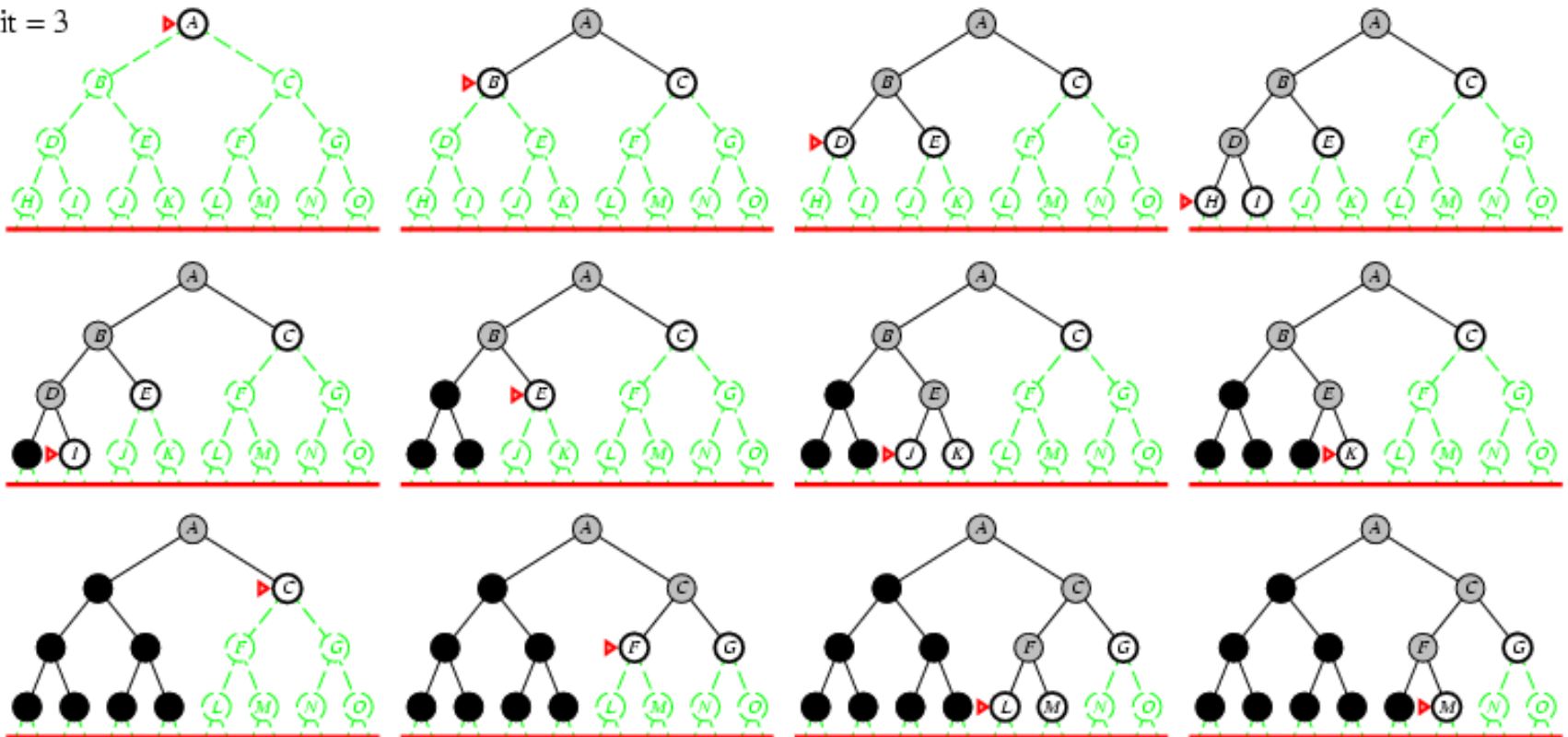
Limit = 2



# Búsqueda de profundización iterativa

Ejemplo de búsqueda en profundidad con profundización iterativa:  $l=3$

Limit = 3



# Búsqueda de profundización iterativa

## Propiedades:

- Completa? SI, siempre encontrara un nivel donde este la solución
- Complejidad de tiempo:  $O(b^d)$
- Complejidad de espacio:  $O(bd)$ ,
- Optima? SI, si todas las acciones cuestan igual





Preguntas?