

Razonamiento y Planificación Automática

César Augusto Guzmán Álvarez

Doctor en Inteligencia Artificial

Tema 7 : Búsqueda multiagente

Sesión 2/2

Resumen – Tema anterior

Tema 7 : Búsqueda multiagente

Sesión 1 :

- ▶ Asunción de los problemas a resolver
- ▶ Búsqueda minimax
- ▶ Práctica Tres en Raya en Python

Sesión 2 :

- ▶ La poda alfa-beta
- ▶ Búsqueda expectiminimax
- ▶ Práctica Tres en Raya con poda alfa-beta

X	O	X
O	O	X
O	X	X



Índice

Tema 7 : Búsqueda multiagente

Sesión 1 :

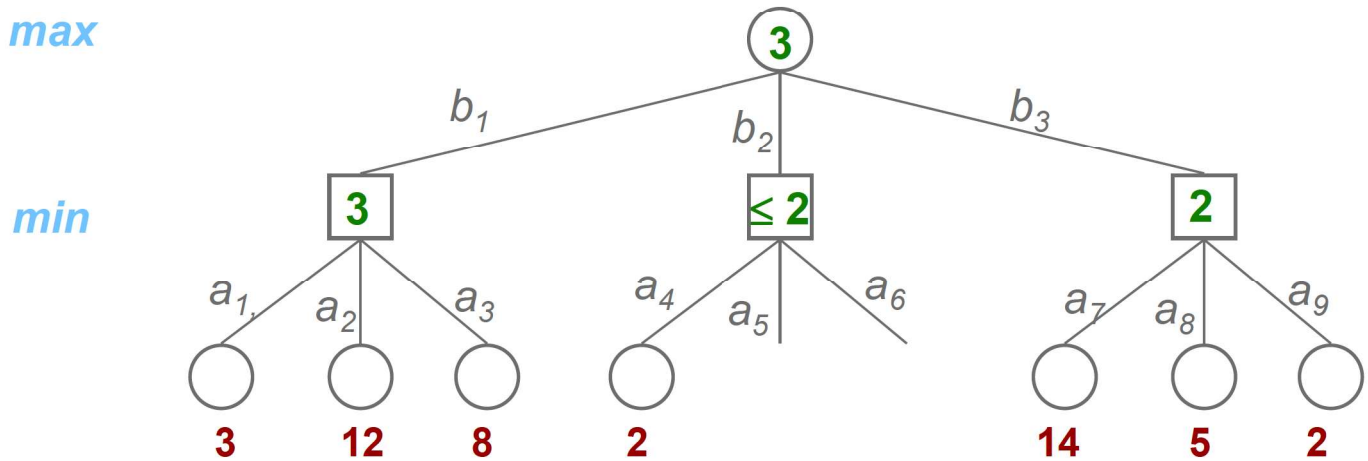
- ▶ Asunción de los problemas a resolver
- ▶ Búsqueda minimax
- ▶ Práctica Tres en Raya

Sesión 2 :

- ▶ La poda alfa-beta
- ▶ Búsqueda expectiminimax
- ▶ Práctica Tres en Raya con poda alfa-beta

La poda alfa-beta

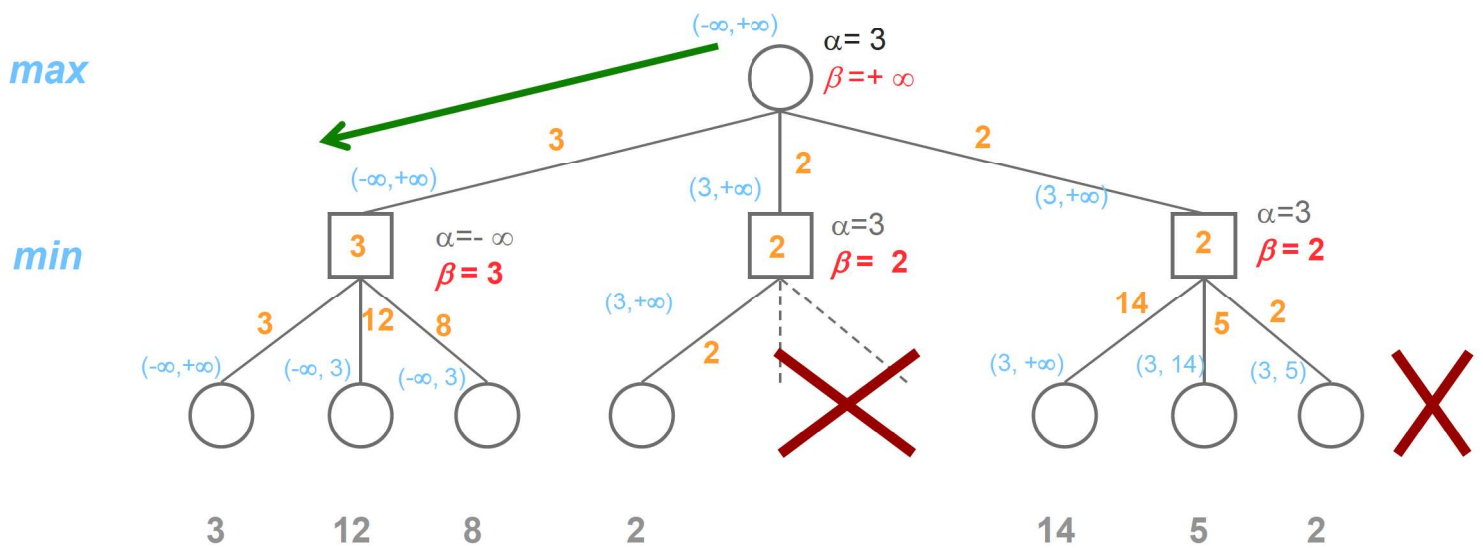
En Minimax el número de estados a explorar es **exponencial** al número de **movimientos**



- **Alfa** mejor valor que **max** puede garantizar en el nivel actual o superior.
- **Beta** mejor valor que **min** puede garantizar en el nivel actual o superior.

La poda alfa-beta - Ejemplo

- Simulación del ejemplo con el algoritmo :
 - Negro / Rojo** : valores de α y β **dentro** de la función miniMax
 - Azul**: valores de los **parámetros** α y β (entrada) a la función miniMax
 - Amarillo**: valores **devueltos** por la función de utilidad miniMax



La poda alfa-beta - Algoritmo

alfaBeta(estado, [profundidad], esMax, alfa, beta):

```
1: si esTerminal(estado) entonces
2:   retornar utilidad(estado)
3: sucesores = expandir(estado)
4: si esMax entonces
5:   mejorUtilidad = -INFINITO
6:   para cada s en sucesores :
7:     utilidad = alfaBeta(s, [profundidad+1], false, alfa, beta)
8:     mejorUtilidad = max( mejorUtilidad, utilidad)
9:     si mejorUtilidad >= beta entonces
10:      break
11:   alfa = max(alfa, mejorUtilidad)
12:   retornar mejorUtilidad
13: sino
14:   mejorUtilidad = +INFINITO
15:   para cada s en sucesores :
16:     utilidad = alfaBeta(s, [profundidad+1], true, alfa, beta)
17:     mejorUtilidad = min( mejorUtilidad, utilidad)
18:     si mejorUtilidad <= alfa entonces
19:      break
20:   beta = min(beta, mejorUtilidad)
21:   retornar mejorUtilidad
```

La poda alfa-beta - Algoritmo

Análisis:

- Siempre produce el mismo resultado que sin la poda
- La eficiencia depende del orden en el que se exploran los nodos
- Complejidad (factor de ramificación $b = 10$; profundidad explorada $d = 4$)
 - Poda alfa-beta (peor caso) : $O(b^d)$: ($10^4 = 10.000$ nodos)
(Igual que miniMax)
 - Poda alfa-beta (mejor caso): $O(b^{d/2})$: $O(\sqrt{b^d})$: ($10^2 = 100$ nodos)
 - Poda alfa-beta (caso medio): $O(b^{3d/4})$: ($10^3 = 1.000$ nodos)

Índice

Tema 7 : Búsqueda multiagente

Sesión 1 :

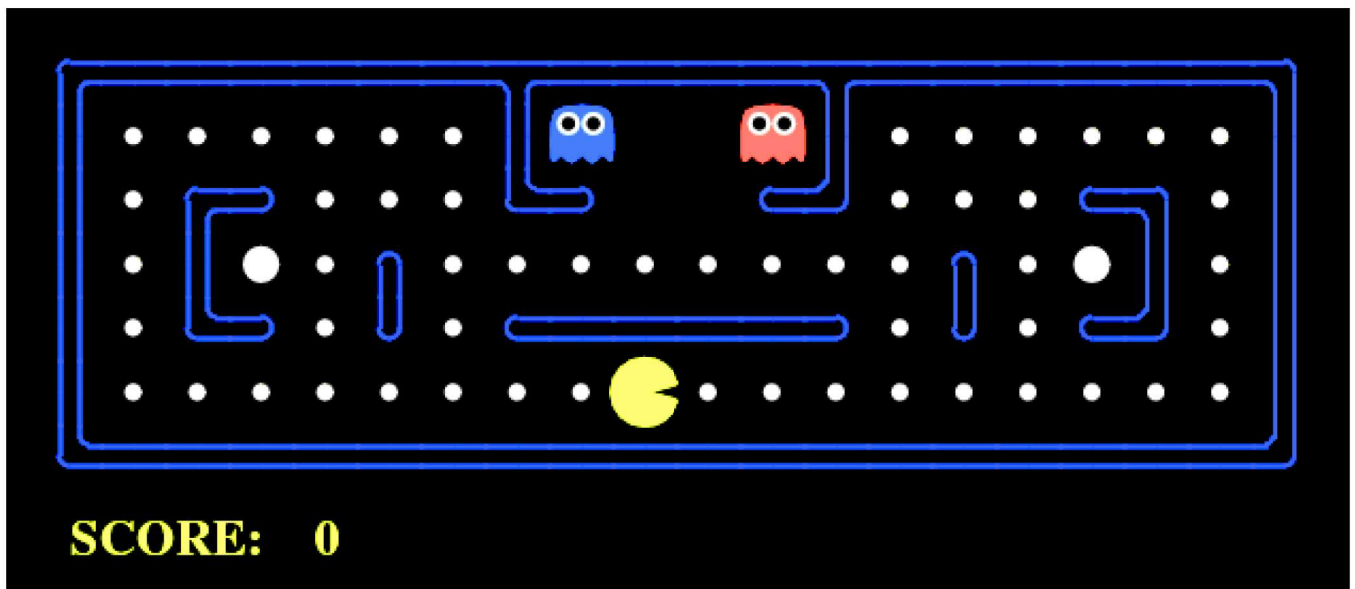
- ▶ Asunción de los problemas a resolver
- ▶ Búsqueda minimax
- ▶ Práctica Tres en Raya

Sesión 2 :

- ▶ La poda alfa-beta
- ▶ **Búsqueda expectiminimax**
- ▶ Práctica Tres en Raya con poda alfa-beta

Búsqueda expect minimax

STOCHASTIC GAMES



Pacman

Búsqueda expectiminimax

- Es una derivación del algoritmo minimax
- Aplicado en juegos de:
 - ✓ suma cero,
 - ✓ biperpersonal,
 - ✓ información incompleta,
 - ✓ y no determinísticos
- Utiliza una función de evaluación

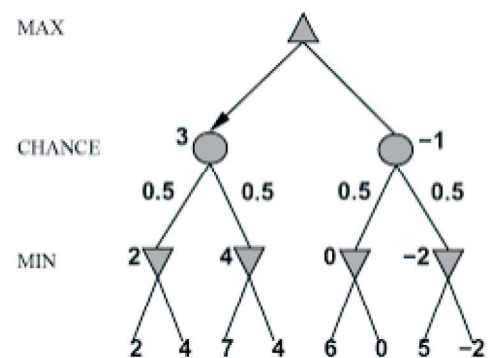


Ilustración 4: Ejemplo del algoritmo Expectiminimax

ExpectiMinimax(n) =

$$\begin{cases} \text{si } n \text{ es nodo max} & \max \text{ nodo } n \text{ sucesor} \\ \text{si } n \text{ es nodo min} & \min \text{ nodo } n \text{ sucesor} \\ \text{si } n \text{ es nodo change} & \text{promedio } [P(n') * \text{ExpectiMinimax}(n')] \forall n' \in \text{sucesores}(n) \end{cases}$$

Búsqueda expectiminimax - Ejemplo

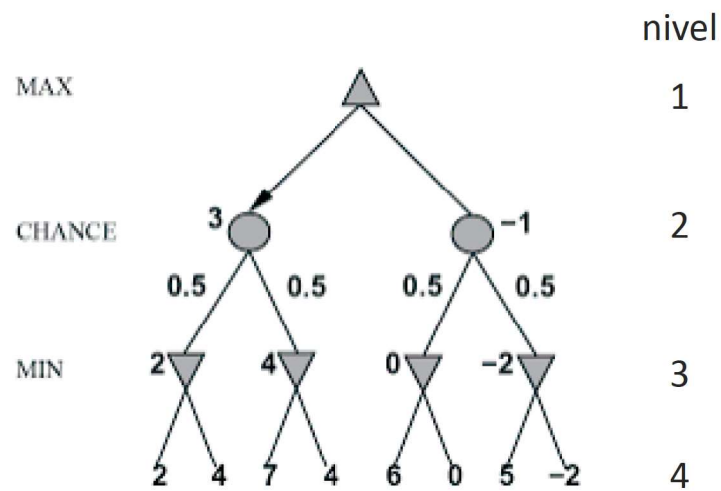


Ilustración 4: Ejemplo del algoritmo Expectiminimax

$$expected_value = 0.5 * 2 + 0.5 * 4 = 1 + 2 = 3$$

$$expected_value = 0.5 * 0 + 0.5 * (-2) = -1$$

Búsqueda expectiminimax - Algoritmo

función expectiminimax(nodo, profundidad, turno, turnoSiguiente)

```
1: si nodo es terminal o profundidad == 1
2:   retornar utilidad(nodo)
3: si turno es Min entonces
4:   // retornar el valor del nodo hijo con menor valor
5:    $\alpha = +\infty$ 
6:   para cada hijo del nodo
7:      $\alpha = \min(\alpha, \text{expectiminimax}(\text{hijo}, \text{profundidad}-1, \text{turnoSiguiente}, \text{Max}))$ 
8: sino
9:   si turno es Max entonces
10:    // retornar el valor del nodo hijo con mayor valor
11:     $\alpha = -\infty$ 
12:    para cada hijo del nodo
13:       $\alpha = \max(\alpha, \text{expectiminimax}(\text{hijo}, \text{profundidad}-1, \text{turnoSiguiente}, \text{Min}))$ 
14: sino // si turno es CHANGE
15:   // retornar el valor promedio de todos los nodos hijos
16:    $\alpha = 0$ 
17:   para cada hijo del nodo
18:      $\alpha = \alpha + (\text{probabilidad}(\text{hijo}) * \text{expectiminimax}(\text{hijo}, \text{profundidad}-1, \text{turnoSiguiente}, \text{change}))$ 
19:    $\alpha = \alpha / \text{numero total de hijos del nodo}$ 
20: retornar  $\alpha$ 
```

Práctica – Poda Alfa-Beta



Fuente: <https://www.codingame.com/ide/puzzle/tic-tac-toe>

Gracias!

