

# Sistemas Inteligentes I

Tema 3. Juegos

José A. Montenegro Montes

monte@lcc.uma.es

# Resumen

- Juegos
- Algoritmo Minimax
- Poda Alfa-Beta
- Funciones de Evaluación

# Juegos

- Entornos multiagente, donde cada agente debe considerar las acciones de los otros agentes.
- **Juegos:** Entornos competitivos donde los objetivos del agente están en conflicto, dan lugar a problemas de búsqueda entre adversarios.
  - Ajedrez, Otelo, Backgammon, Go
  - Ajedrez: Árbol de búsqueda tiene  $10^{154}$  nodos.
- Capacidad de tomar decisión cuando no es factible calcular la decisión óptima.
  - **Poda:** Nos permiten ignorar partes del árbol búsqueda.
  - **Funciones evaluación:** Heurísticas que permiten aproximar la utilidad sin hacer búsqueda completa.

# Componentes Juegos

- Juegos, clase de problemas de búsqueda:
  - **Estado Inicial:** Posición tablero y jugador que mueve
  - **Función sucesor:** Lista pares (movimiento, estado) , estado resultante.
  - **Test terminal:** Cuando finaliza el juego. Estados terminales.
  - **Función Utilidad:** Valor numérico a los estados terminales.
    - Por ejemplo (suma nula): Triunfo +1, Pérdida -1, Empate 0
- **Árbol del juego:** Definido mediante estado inicial y los movimientos legales.

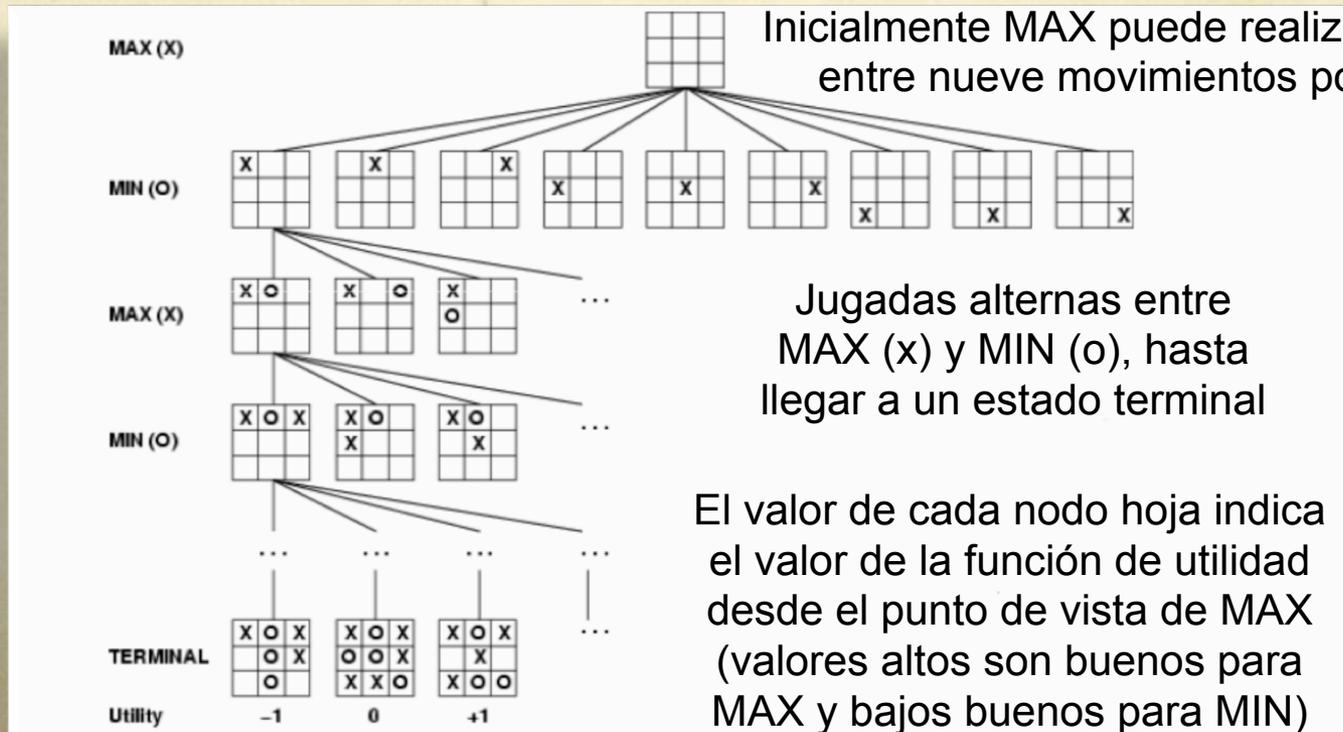
# Juegos

## Algoritmo Minimax



# Algoritmo Minimax

- Juegos 2 jugadores (MAX y MIN)
- Primero mueve MAX y luego MIN por turnos hasta que termina
- Árbol del juego

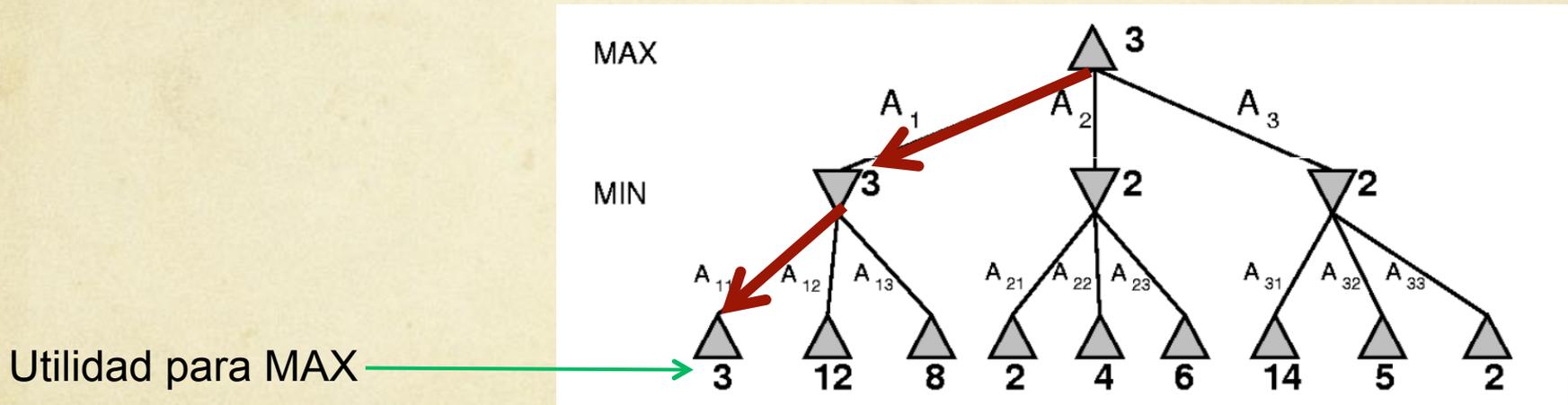


# Algoritmo Minimax

- Tiene por objetivo decidir un movimiento para MAX.
- **HIPÓTESIS**
  - Jugador MAX trata de maximizar su beneficio (función de utilidad).
  - Jugador MIN trata de minimizar su pérdida.
  - Suponemos Jugadores juegan de forma óptima.
- **Aplicación algoritmo:**
  - 1) Generar árbol entero hasta nodos terminales
  - 2) Aplicar función *utilidad* a nodos terminales
  - 3) Propagar hacia arriba para generar nuevos valores de *utilidad* para todos los nodos
    - minimizando para MIN
    - Maximizando para MAX
  - 4) Elección jugada con máximo valor de *utilidad*

# Algoritmo Minimax

$$\text{Valor-MINIMAX}(n) = \begin{cases} \text{UTILIDAD}(n) & \text{si } n \text{ es estado terminal} \\ \max \text{ VALOR-MINIMAX}(s) & \text{si } n \text{ es un estado MAX} \\ \min \text{ VALOR-MINIMAX}(s) & \text{si } n \text{ es un estado MIN} \end{cases}$$



# Algoritmo Minimax



```
function MINIMAX-DECISION(state) returns una acción
  inputs: state, estado actual en el juego
   $v \leftarrow \text{MAX-VALUE}(\text{state})$ 
  return una acción de  $\text{SUCCESSORS}(\text{state})$  con valor  $v$ 
```

```
function MAX-VALUE(state) returns valor utilidad
  if  $\text{TERMINAL-TEST}(\text{state})$  then return  $\text{UTILITY}(n)$ 
   $v \leftarrow -\infty$ 
  for  $s$  en  $\text{SUCCESSORS}(\text{state})$  do
     $v \leftarrow \text{MAX}(v, \text{MIN-VALUE}(s))$ 
  return  $v$ 
```



```
function MIN-VALUE(state) returns valor utilidad
  if  $\text{TERMINAL-TEST}(\text{state})$  then return  $\text{UTILITY}(n)$ 
   $v \leftarrow \infty$ 
  for  $s$  en  $\text{SUCCESSORS}(\text{state})$  do
     $v \leftarrow \text{MIN}(v, \text{MAX-VALUE}(s))$ 
  return  $v$ 
```



# Juegos

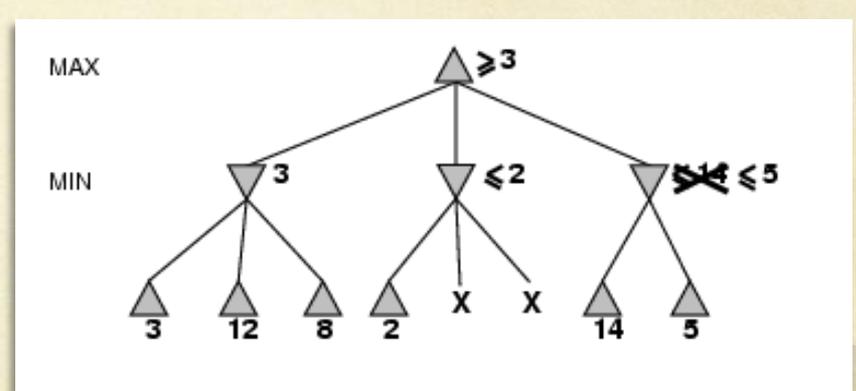
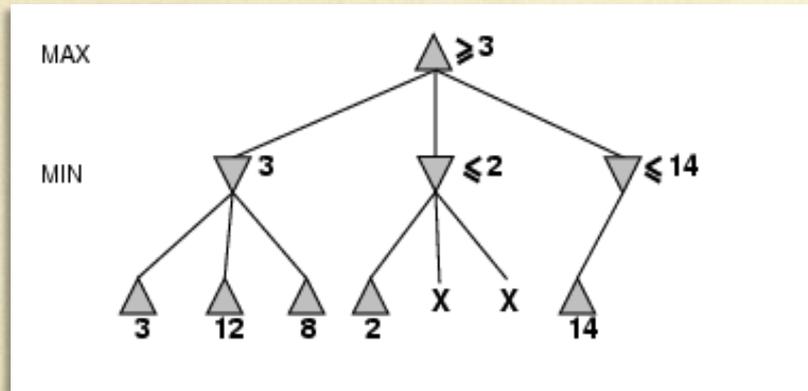
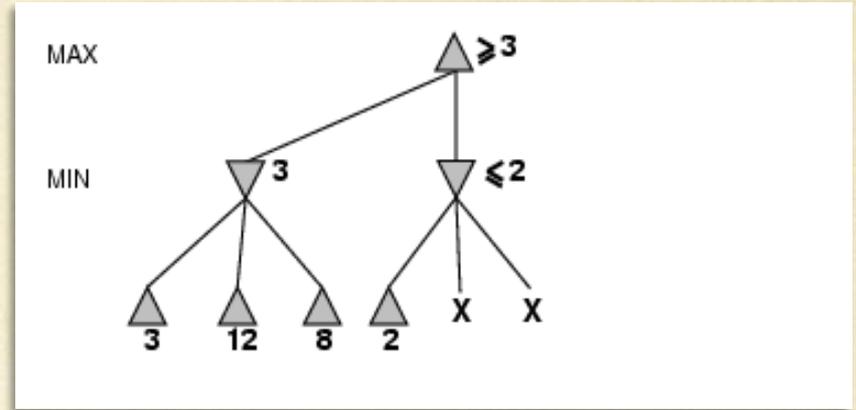
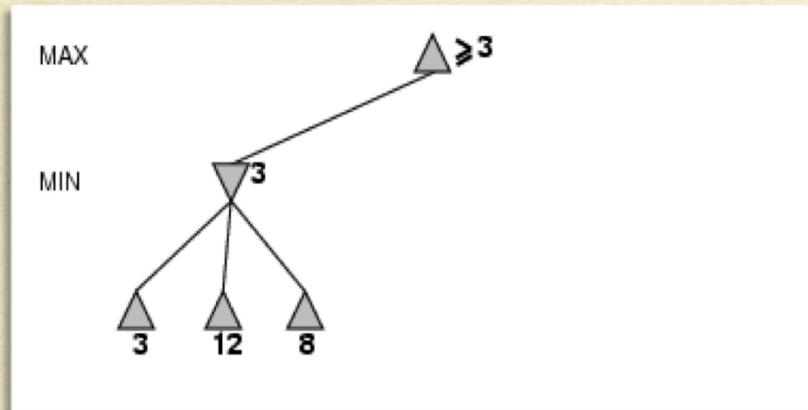
## Poda Alfa-Beta



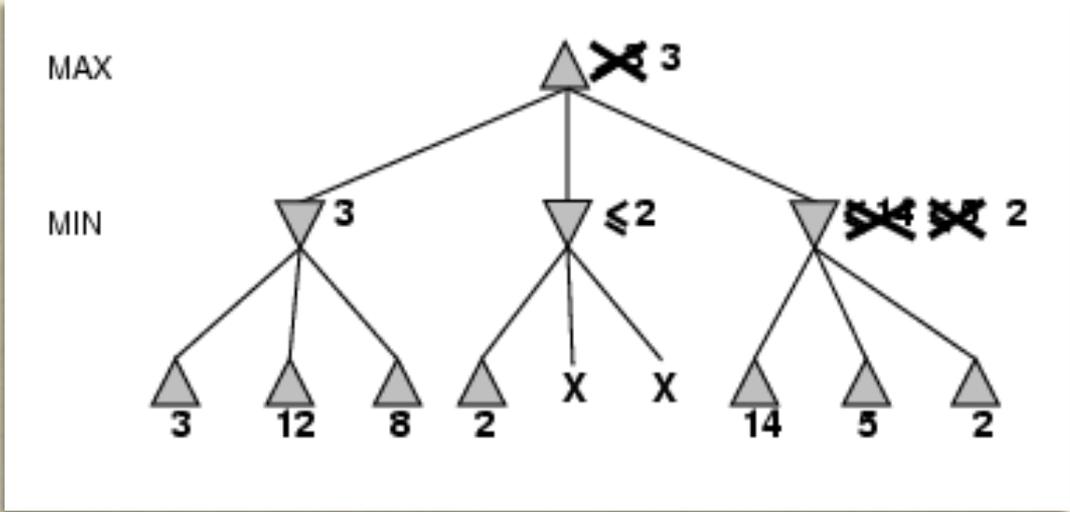
# Poda Alfa-Beta

- No afecta al resultado final
- Su efectividad depende del orden en que se consideren los movimientos
- $\alpha$   $\rightarrow$  valor de la mejor elección para MAX (valor más alto) que hemos encontrado en el camino hasta ahora
- $\beta$   $\rightarrow$  valor de la mejor elección para MIN (valor más bajo) que hemos encontrado en el camino hasta ahora

# Poda Alfa-Beta



# Poda Alfa-Beta



# Poda Alfa-Beta

Alfa

Beta

```
function ALPHA-BETA-SEARCH(state) returns an action  
  inputs: state, current state in game  
   $v \leftarrow \text{MAX-VALUE}(\textit{state}, -\infty, +\infty)$   
  return the action in SUCCESSORS(state) with value  $v$ 
```

# Poda Alfa-Beta

```
function MAX-VALUE(state,  $\alpha$ ,  $\beta$ ) returns a utility value
  inputs: state, current state in game
          $\alpha$ , the value of the best alternative for MAX along the path to state
          $\beta$ , the value of the best alternative for MIN along the path to state
  if TERMINAL-TEST(state) then return UTILITY(state)
   $v \leftarrow -\infty$ 
  for  $a, s$  in SUCCESSORS(state) do
     $v \leftarrow \text{MAX}(v, \text{MIN-VALUE}(s, \alpha, \beta))$ 
    if  $v \geq \beta$  then return  $v$ 
     $\alpha \leftarrow \text{MAX}(\alpha, v)$ 
  return  $v$ 
```

Minimax  
Poda

# Poda Alfa-Beta

**function** MIN-VALUE(*state*,  $\alpha$ ,  $\beta$ ) *returns a utility value*

**inputs:** *state*, current state in game

$\alpha$ , the value of the best alternative for MAX along the path to *state*

$\beta$ , the value of the best alternative for MIN along the path to *state*

**if** TERMINAL-TEST(*state*) **then return** UTILITY(*state*)

$v \leftarrow +\infty$

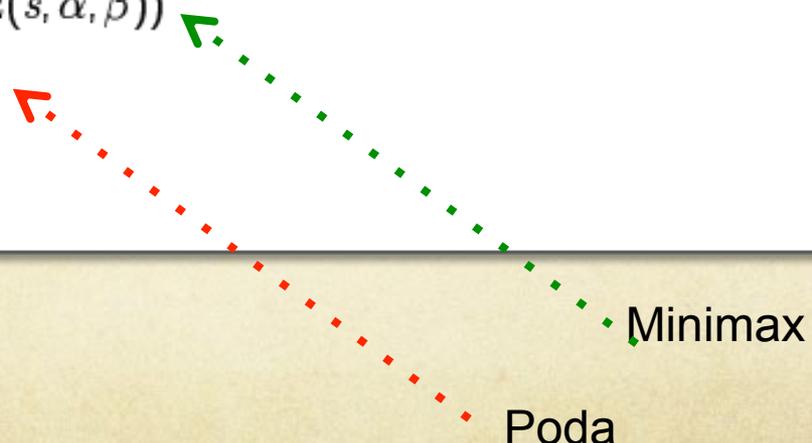
**for**  $a, s$  in SUCCESSORS(*state*) **do**

$v \leftarrow \text{MIN}(v, \text{MAX-VALUE}(s, \alpha, \beta))$

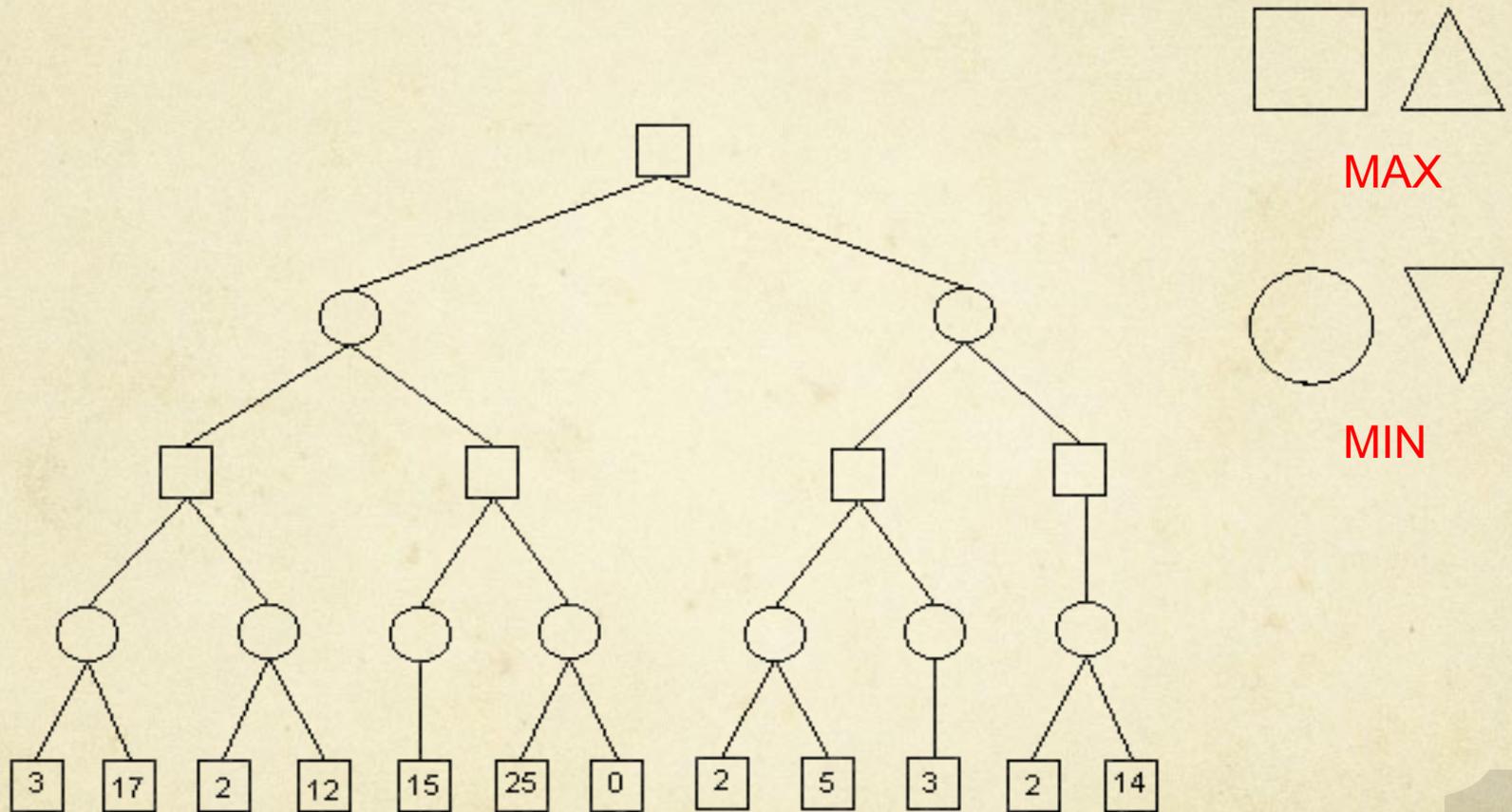
**if**  $v \leq \alpha$  **then return**  $v$

$\beta \leftarrow \text{MIN}(\beta, v)$

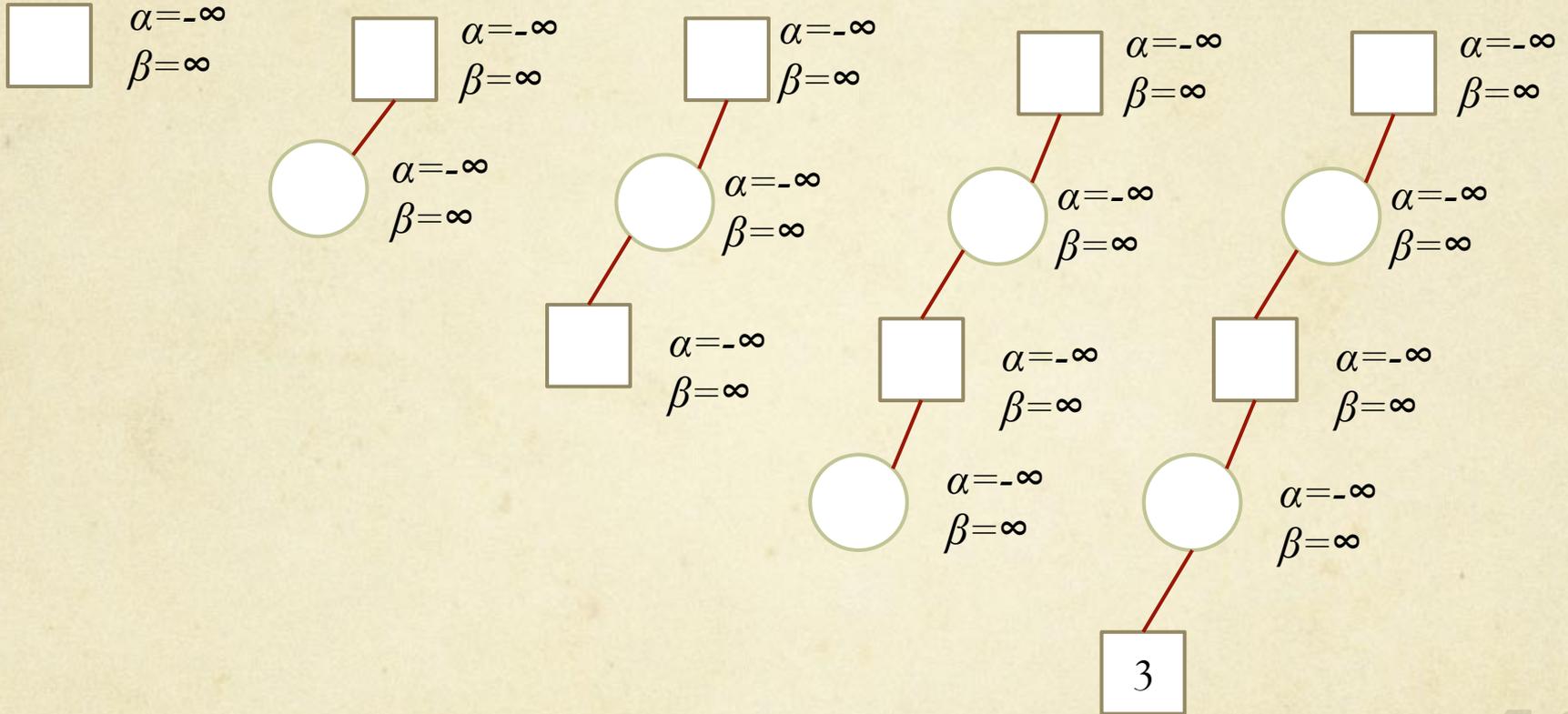
**return**  $v$



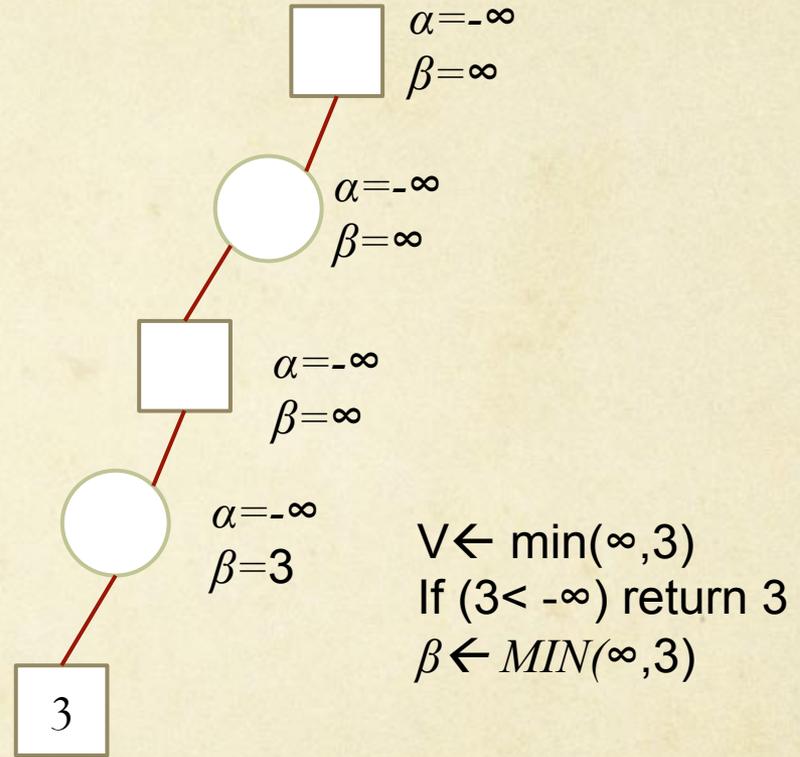
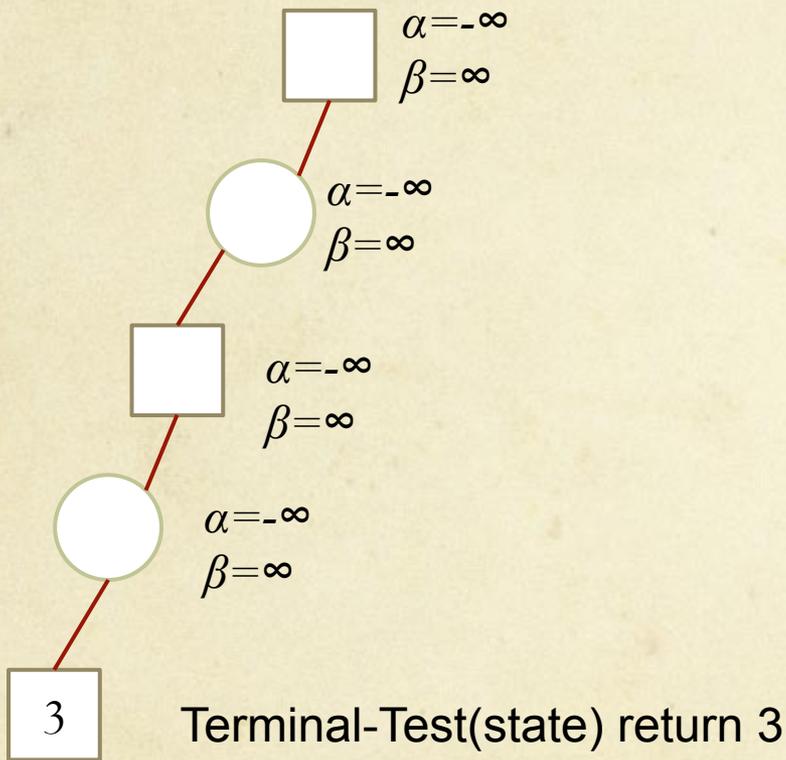
# Ejemplo seguimiento Algoritmo



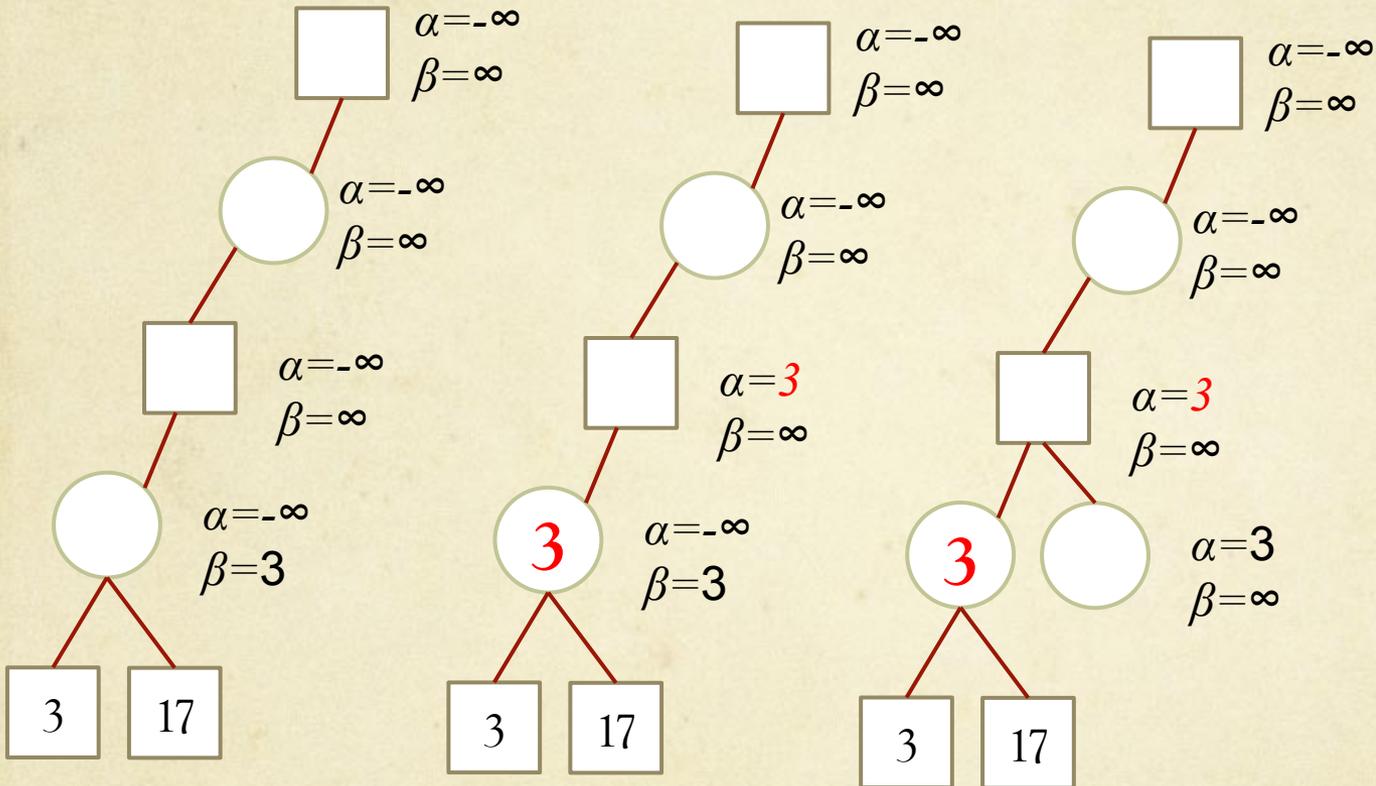
# Poda Alfa-Beta



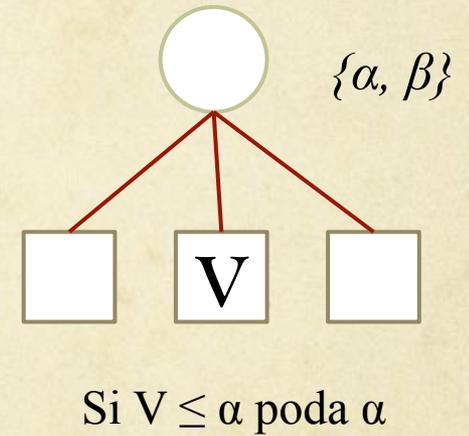
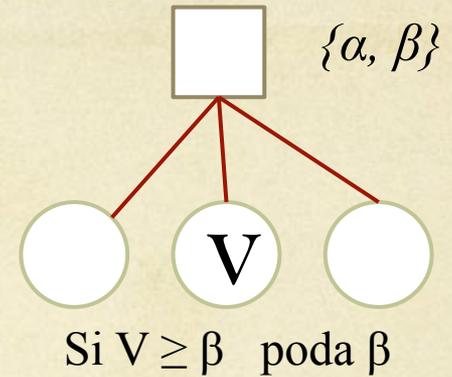
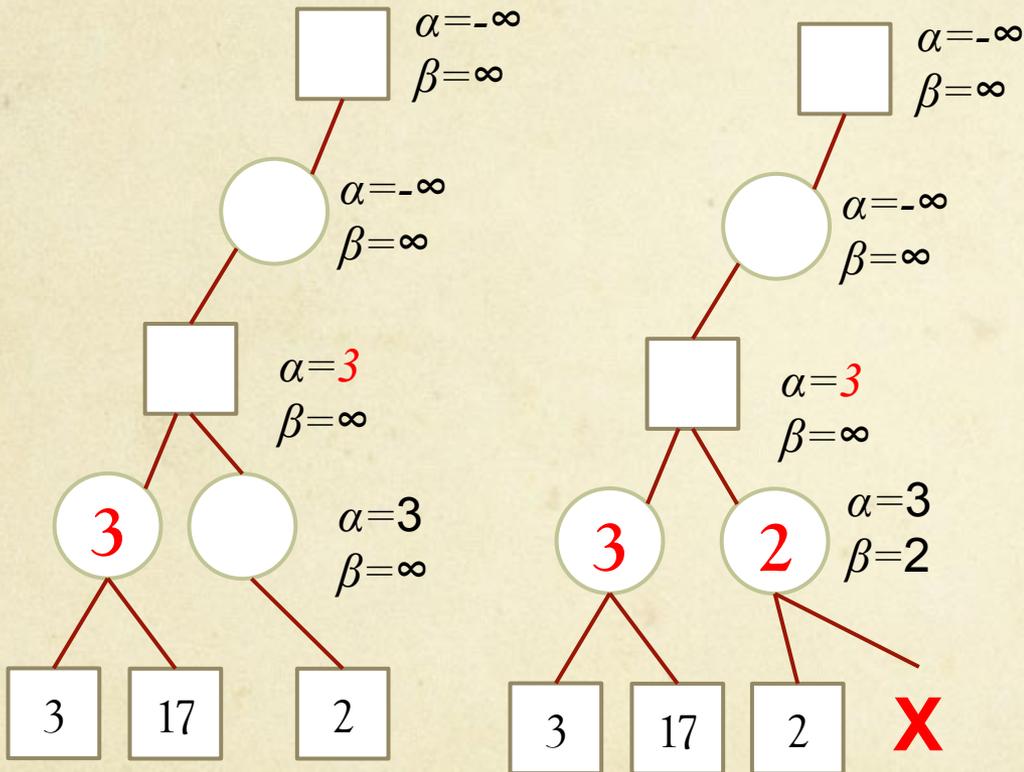
# Poda Alfa-Beta



# Poda Alfa-Beta



# Poda Alfa-Beta





# Juegos

## Funciones de Evaluación

# Funciones de Evaluación

- **Minimax** genera el espacio de búsqueda **entero**, mientras que el algoritmo **alfa-beta** podemos **partes**.
  - Necesario llegar a estados terminales.
- Trabajo shannon (1950) *programming a computer for playing chess*, propone una función de evaluación heurística a los estados convirtiendo nodos no terminales a terminales.
  - Sustituye **función utilidad** por **función evaluación heurística**, que da una **estimación** de utilidad de la posición y establecemos un test **límite** que decide cuando terminar de aplicar función.
- Su cálculo ha de ser poco costoso

# Decisiones imperfectas en juegos de dos adversarios

- **Decisión imperfecta:** Decisión tomada por el algoritmo minimax sobre un horizonte que no alcanza el final del juego (se asume) y con función de evaluación estimada  $f = \hat{u}$ .
- Función de evaluación, ejemplos:
  - $f(n) =$ 
    - 1) si "n" no es terminal: (número de filas, columnas o diagonales libres para MAX) - (número de filas, columnas o diagonales libres para MIN)
    - 2) si gana MAX:  $\infty$
    - 3) si gana MIN:  $-\infty$

X		
O		

Nº pos max = 5

Nº pos min = 5

$$f(n) = 5 - 5 = 0$$

X		
	O	

Nº pos max = 4

Nº pos min = 5

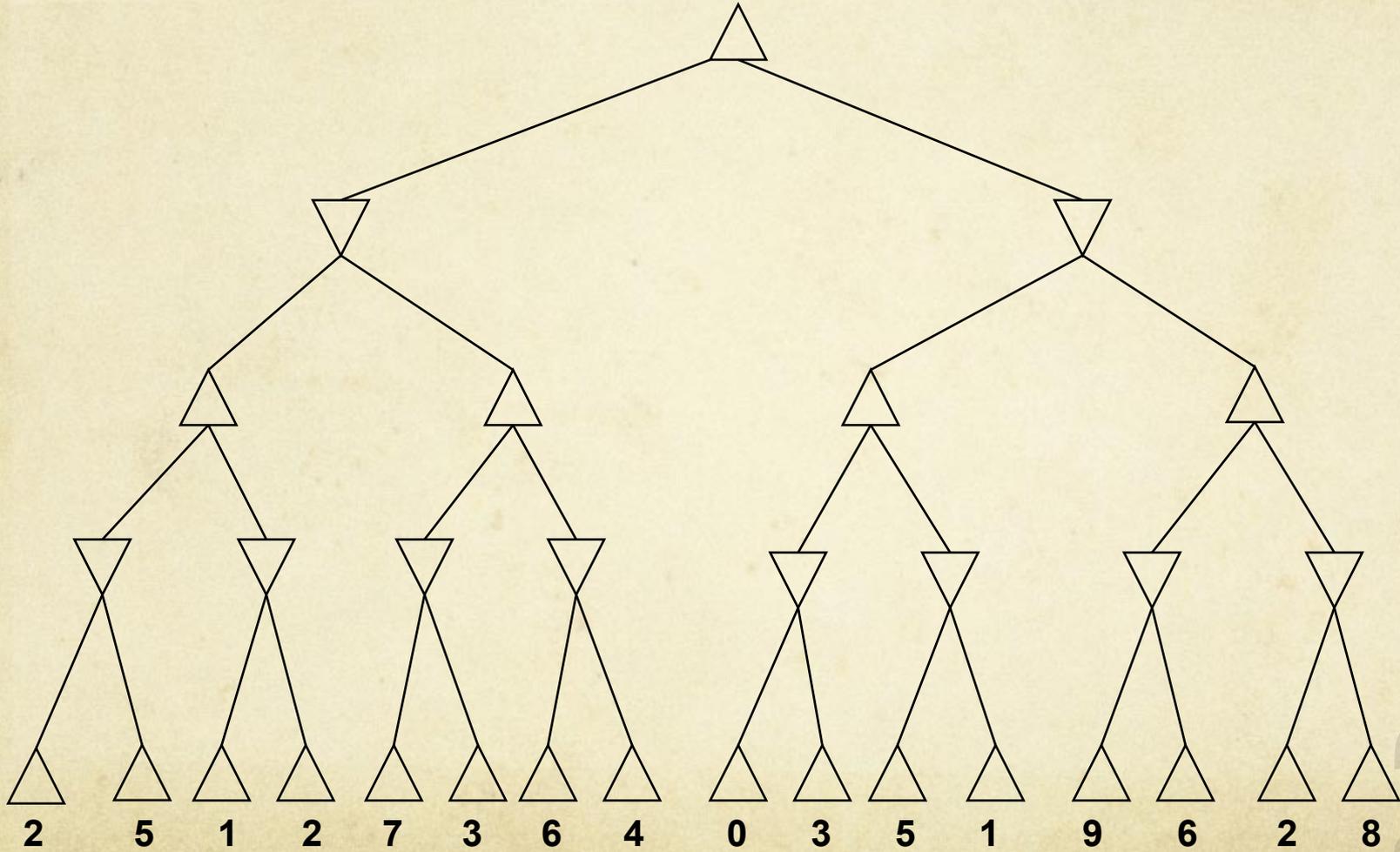
$$f(n) = 4 - 5 = -1$$



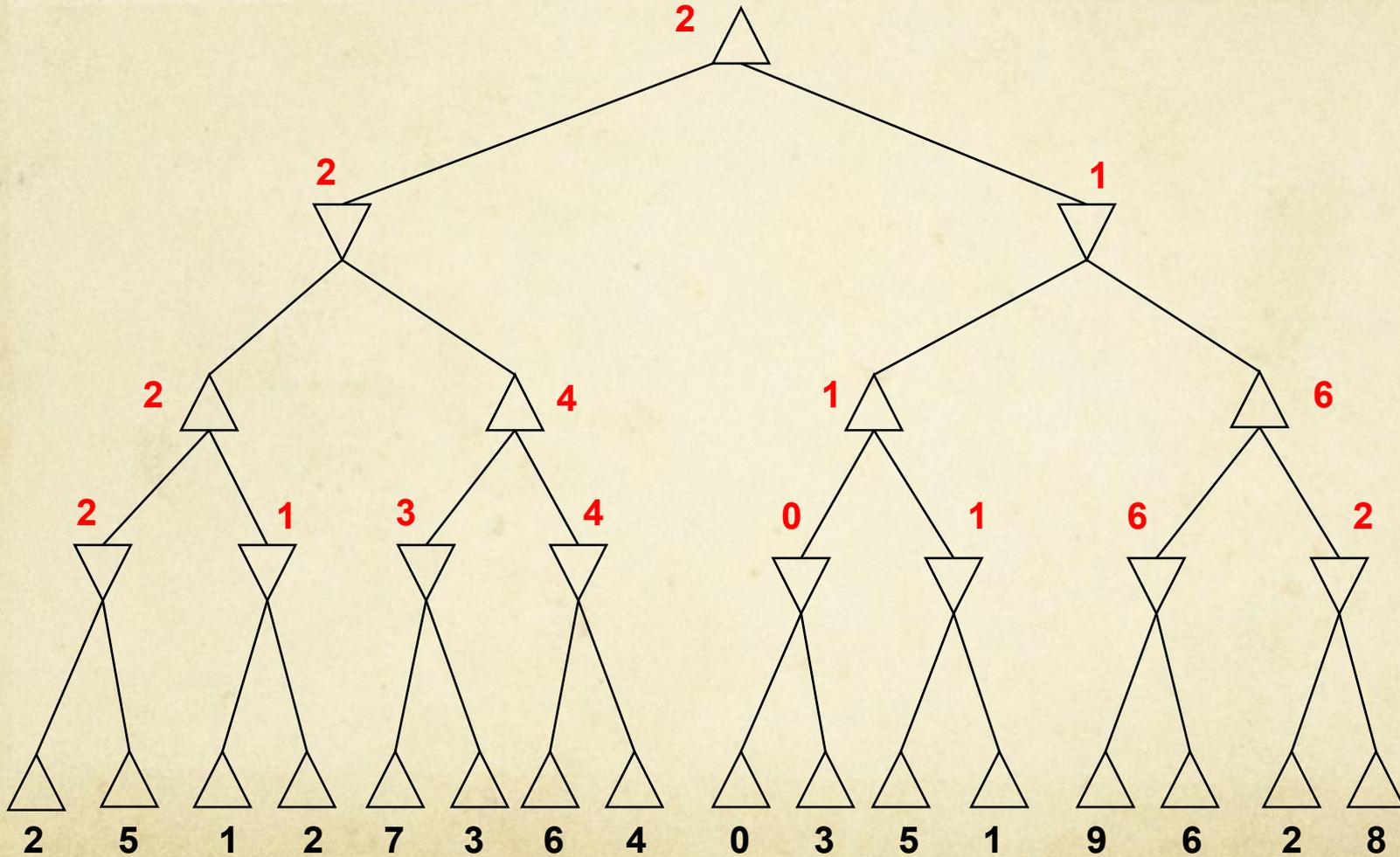
# Juegos

Ejemplos

# Ejemplo 1

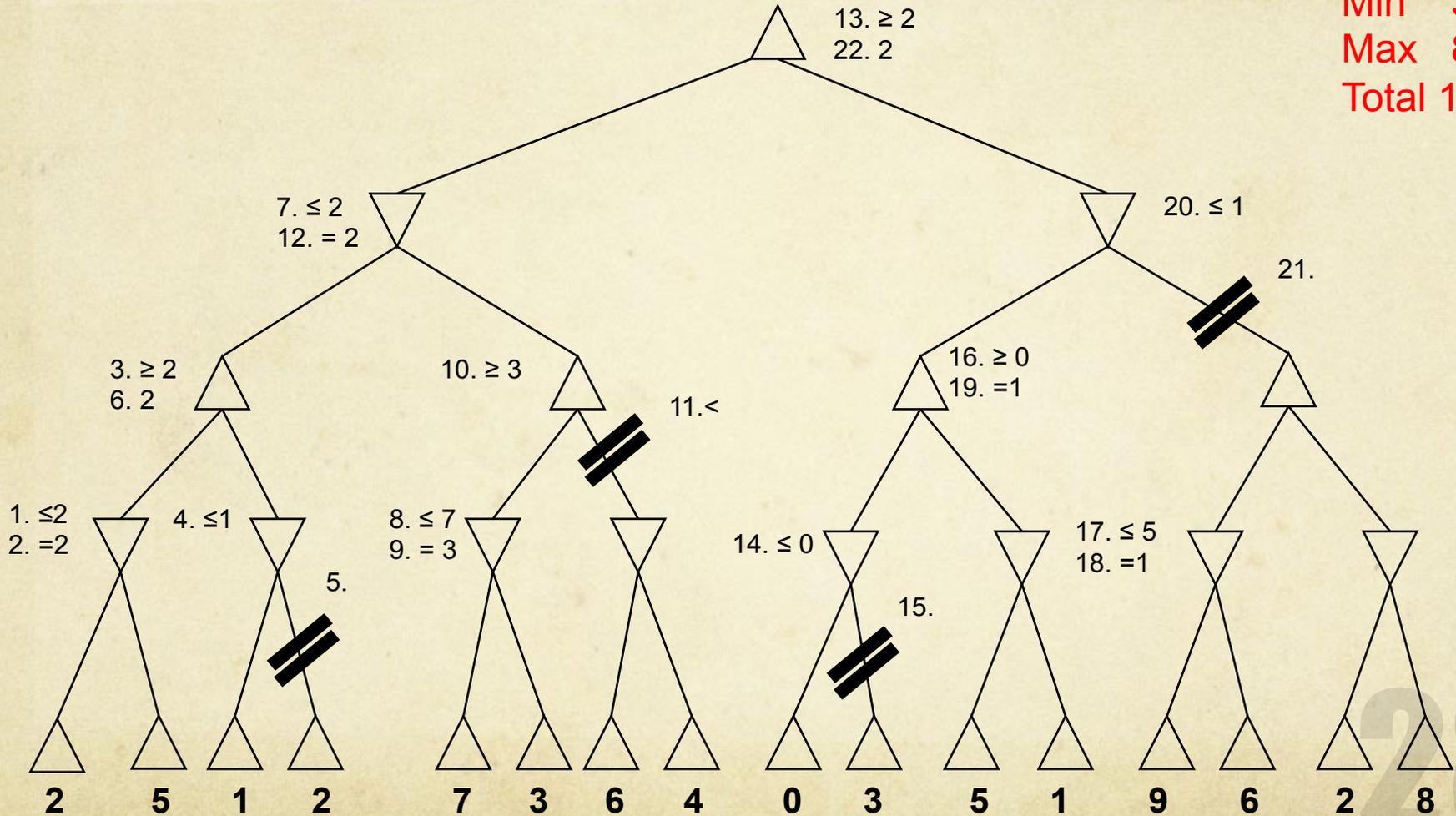


# Ejemplo 1 minimax



# Ejemplo 1 alfa beta

Min 3  
Max 8  
Total 11





# Sistemas Inteligentes

José A. Montenegro Montes

monte@lcc.uma.es

