# Tema 4 - Búsqueda con adversario: juegos

- Juegos bipersonales con información perfecta
  - ▼ Características
    - Ambos jugadores conocen el estado completo del juego
    - No hay azar ni información oculta
    - Se resuelven usando árboles de exploración y teoría de juegos
  - **▼** Ejemplos
    - · Tres en raya
    - Damas
    - Ajedrez
- ▼ Árboles de exploración de juegos
  - Representación explícita de todas las formas de jugar a un juego
  - Correspondencia entre árboles de juegos y árboles Y/O
  - ▼ Notación min-max

	MAX	MIN
Jugador	1	2
Objetivo	Maximizar puntuación Minimizar puntuación	

- ▼ Nodos terminales (desde punto de vista de MAX)
  - V → victoria
  - D → derrota
  - E → empate
- ▼ Algoritmo STATUS
  - ▼ Valor de STATUS(J) en un nodo MAX no terminal
    - V → alguno de sus sucesores tiene STATUS V
    - D → todos de sus sucesores tiene STATUS D

- E → cualquier otro caso
- ▼ Valor de STATUS(J) en un nodo MIN no terminal
  - V → todos sus sucesores tienen STATUS V
  - D → alguno de sus sucesores tiene STATUS D
  - E → cualquier otro caso
- ▼ Nuevo modelo de solución
  - Juegos complejos no se pueden resolver → imposible exploración total hasta terminación
  - Nuevo objetivo → encontrar buena jugada inmediata
  - Importancia de la heurística en el proceso
  - ▼ Modelo básico
    - Arquitectura percepción/planificación/actuación
    - ▼ Búsqueda con horizonte
      - Horizonte: profundidad
      - Búsqueda parcial
      - Uso de heurísticas
      - Propagación
    - ▼ Fórmula de complejidad → B^P
      - B → factor de ramificación (cuántas opciones tiene cada jugador por turno)
      - P → profundidad de búsqueda
  - ▼ Heurísticas para la búsqueda en árboles de juegos
    - ▼ Evaluación para atrás
      - Propaga valores desde las hojas hacia la raíz usando Minimax
    - ▼ Profundidad de la búsqueda
      - Limita cuántos turnos hacia adelante analiza el algoritmo
    - ▼ Ordenación de la búsqueda

- Prioriza los movimientos más prometedores para mejorar la eficiencia
- ▼ Anchura de la búsqueda
  - Describe cuántas jugadas se consideran por turno (factor de ramificación)
- ▼ Algoritmo Minimax
  - lacktriangledown Valor minimax V(J) de un nodo J
    - Si es J un nodo terminal  $\rightarrow V(J) = f(J)$
    - ▼ En otro caso
      - Generar los k sucesores de J
      - lacktriangledown Calcular  $V(J_k)$ 
        - Si J es un nodo MAX  $ightarrow V(J) = max[V(J),V(J_k)]$
        - Si J es un nodo MIN  $ightarrow V(J) = min[V(J),V(J_k)]$
- ▼ Algoritmo alfa-beta
  - ▼ Poda alfa-beta
    - Mismo resultado que el algoritmo minimax con menos esfuerzo computacional
    - ▼ Cotas alfa y beta

	Para nodos	Se calcula	Es
Cota alfa	MIN	Máximo de los nodos MAX	Cota inferior
Cota beta	MAX	Mínimo de los nodos MIN	Cota superior

- **▼** Algoritmo
  - ightharpoonup Valor V(J, alfa, beta)
    - ▼ Si J es nodo terminal
      - $\bullet \ \ \mathsf{Devolver} \ V(J) = f(J)$
    - ▼ En otro caso
      - Sean  $J_1,...,J_k,...J_b$  todos los sucesores de J

# lacktriangledown Si J es un nodo MAX

- $\bullet \ \ alfa = max[alfa, V(J_k, alfa, beta)]$
- ightharpoonup ¿alfa >= beta?
  - Sí → devolver beta
  - No → continuar
- ▼ ¿k=b?
  - Sí → devolver alfa
  - No  $\rightarrow$  k = k+1 y volver a empezar

## ▼ Si J es un nodo MIN

- $beta = min[beta, V(J_k, alfa, beta)]$
- $extbf{$\checkmark$} ialfa >= beta?$ 
  - Sí → devolver beta
  - No → continuar
- ▼ ¿k=b?
  - Sí → devolver alfa
  - No  $\rightarrow$  k = k+1 y volver a empezar

## ▼ Debilidades

- ▼ Complejidad cuando el factor de ramificación crece
  - Mejor caso → B<sup>^</sup>(P/2)
  - Peor caso → B^P
- Definición de una buena función heurística
- ▼ Juegos con aleatoriedad
  - ▼ Búsqueda en Árboles Monte Carlo (MCTS)
    - ▼ Características
      - · No requiere funciones heurísticas explícitas
      - Realiza simulaciones aleatorias completas desde el estado actual
      - Evalúa los nodos en base al promedio de sus resultados

• Funciona bien cuando el espacio de estados es muy grande

#### **▼** Fases

- Selección
- Expansión
- Simulación
- Retropropagación

# ▼ Juegos con azar

## ▼ Características

- Se introducen nodos de azar → valores ponderados por probabilidad
- Se modelan como árboles de decisión con nodos de esperanza matemática

# **▼** Ejemplos

- ▼ AlphaZero (DeepMind)
  - MCTS + redes neuronales
  - Aprende desde cero sin datos previos

### ▼ ChessBench

- Entrenado con millones de partidas
- Usado para investigación en evaluación de movimientos