

Búsqueda con adversarios

Además de estado inicial, acciones, resultados, estados finales, debemos tener en cuenta el número de jugadores (agente+adversarios) y la utilidad.

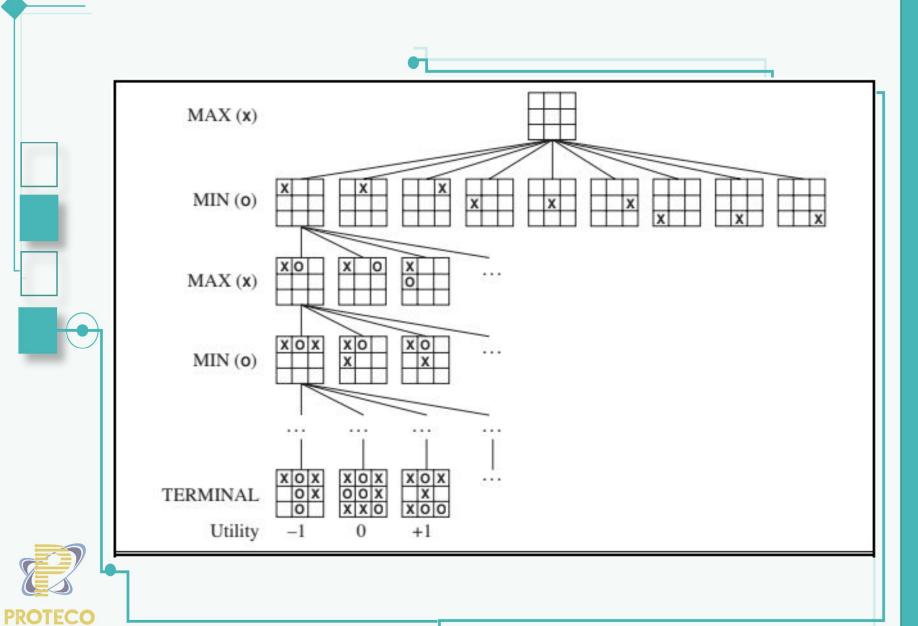
La utilidad es un valor numérico que obtiene un jugador en el estado final del juego.

Ganar 100

Empatar 0

Perder -100





Algoritmo minimax



Por cada acción del jugador 1 debemos analizar las posibilidades del jugador 2.

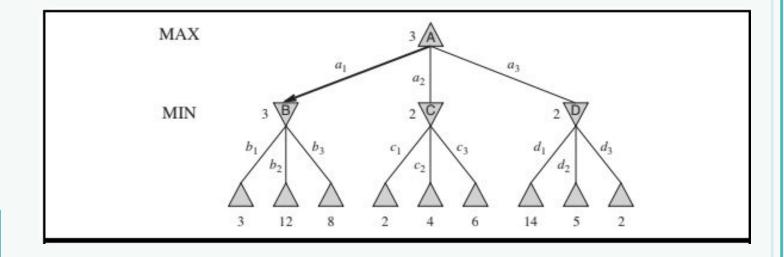
Se asignan valores minimax a cada estado, cuyo valor para un estado final corresponde a la utilidad.

MiniMax(estado final) -> utilidad(estado final)

Asume que el contrincante actúa de manera optima.





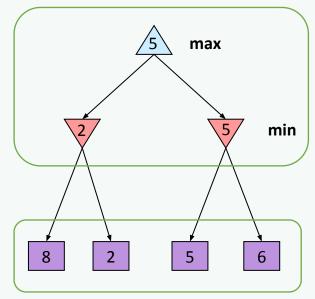


MAX nuestro agente inteligente queremos maximizar

MIN contrincante queremos minimizar



Valores minimax: computados de forma recursiva



Valores terminales: parte del juego

El valor minimax corresponde a la utilidad de MAX.

Aplicable en juegos por turnos.

Se asume que ambos agentes son óptimos y que es posible calcular todo el árbol.



Pseudocódigo.

function MINIMAX(problema) returns acción

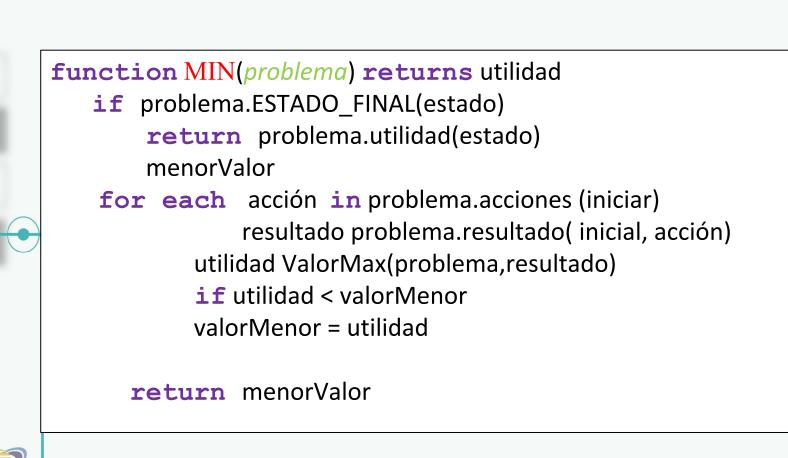
inicializar mejorAcción y mejorUtilidad inicial -> poblema.estadoInicial

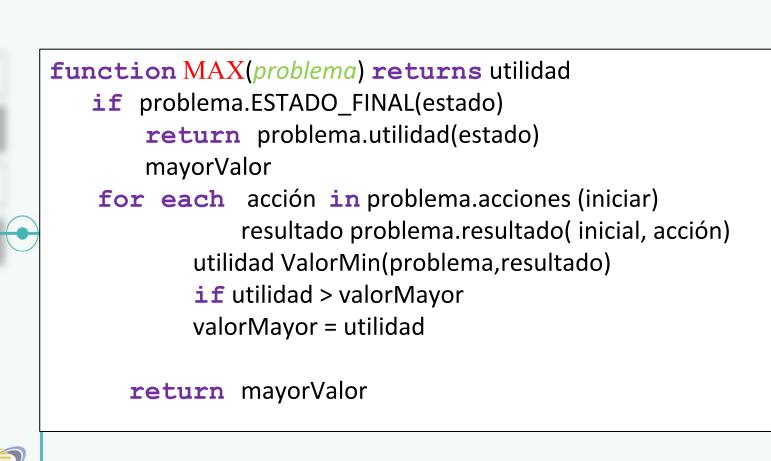
for each acción in problema.acciones (iniciar) resultado problema.resultado (inicial, acción) utilidad ValorMin(problema,resultado)

if utilidad > utilidadMayor
mejorAcción = accion
mejorUtilidad = utilidad

return mejorAccion







Eficiencia de minimax

¿Qué tan eficiente es minimax?

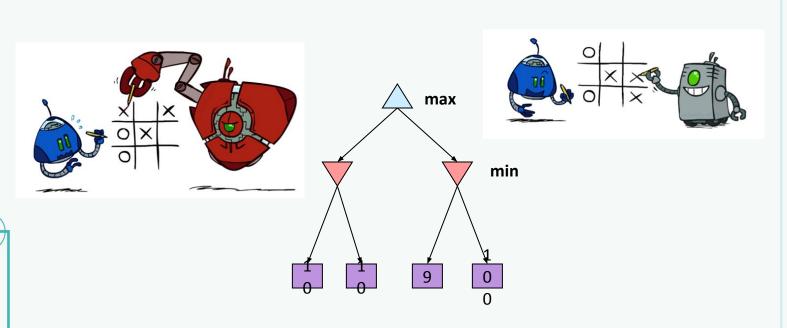
- Tanto como DFS exahustivo
- Tiempo: O(b^m)
- Espacio: O(bm)

Ejemplo: Para ajedrez $b \approx 35, m \approx 100$

- Una solución completa es definitivamente imposible
- ¿Necesitamos explorar todo el árbol?



Propiedades de minimax



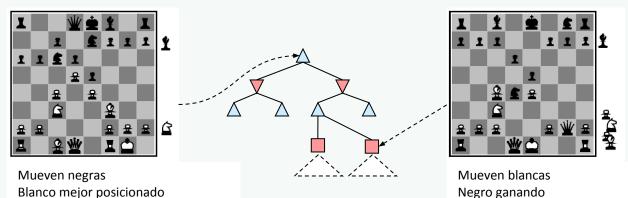
Óptimo contra un jugador perfecto. ¿De otro modo?

[Dibujos: UC Berkeley CS188 Materials http://ai.berkeley.edu.]



Funciones de evaluación

La función de evaluación puntúa no-terminales en la búsqueda de profundidad limitada

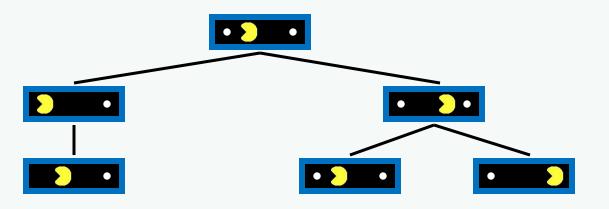


Función ideal: regresa el valor minimax exacto de esa posición En la práctica: Típicamente, una suma lineal ponderada de los factores:

 $Eval(s) = w_1 f_1(s) + w_2 f_2(s) + \ldots + w_n f_n(s)$ e.g. $f_1(s)$ = (num de reinas blancas- num reinas negras), etc.







Un peligro de los agentes re-planificadores!

- Sabe que su puntaje subirá comiendo ahora el punto (oeste, este)
- Sabe que su puntaje subirá igual si lo come después (este, oeste)
- No hay oportunidades de anotar puntos después de comerlo, (dentro del horizonte, 2 aquí)
- Por lo tanto, esperar parece tan bueno como comer:

