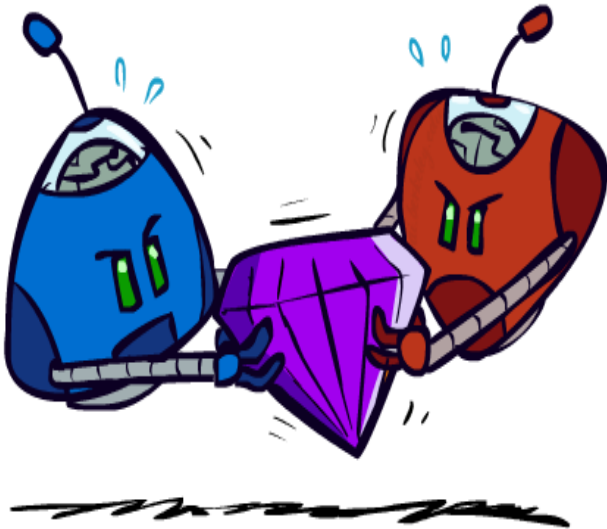
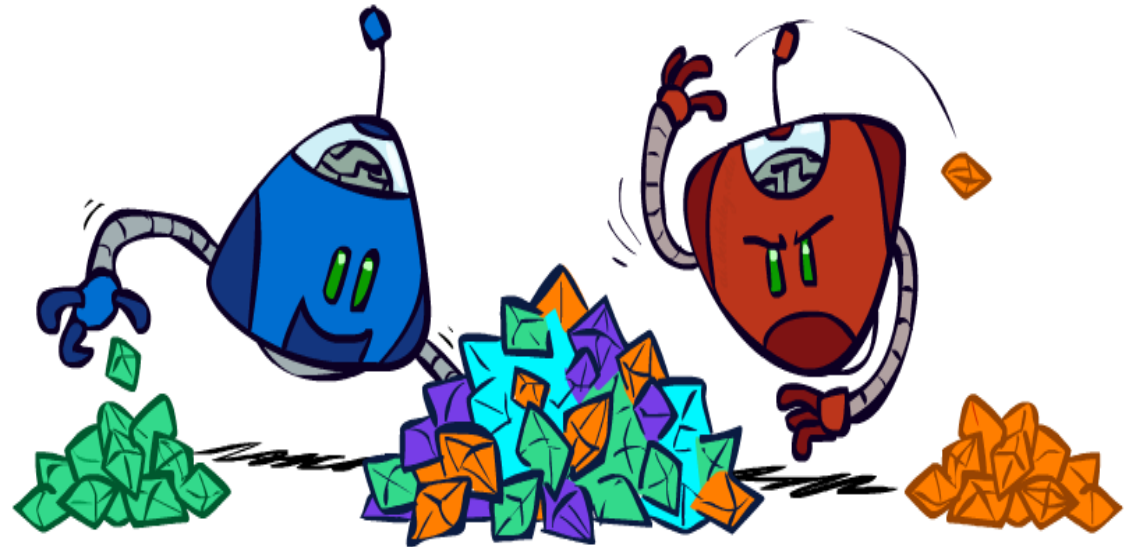


Juegos de suma cero



➤ Juegos de suma cero

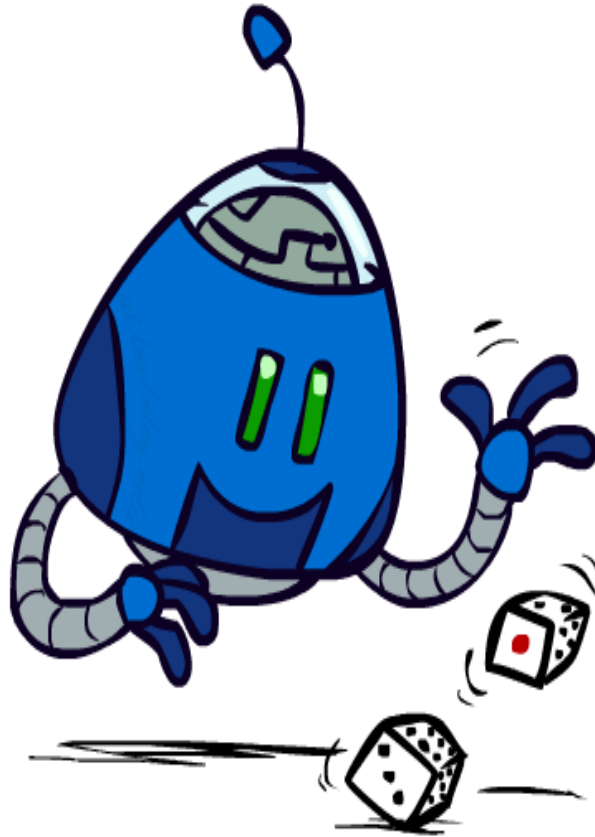
- Los agentes tienen utilidades opuestas (valores)
- Podemos pensar en un único valor que uno maximiza y el otro minimiza
- Adversarial, competición pura



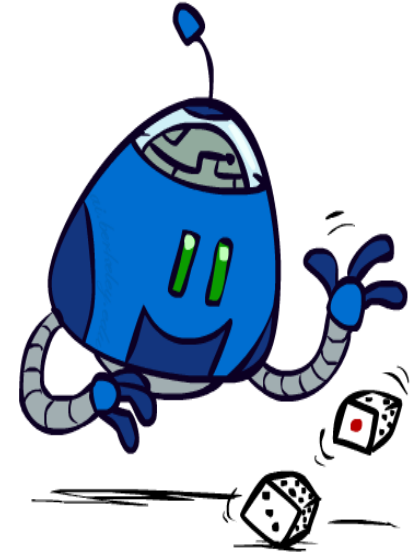
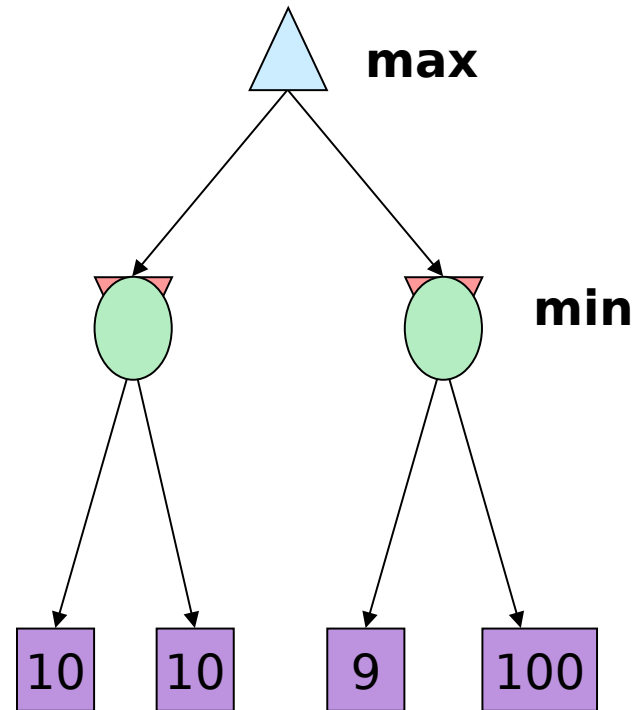
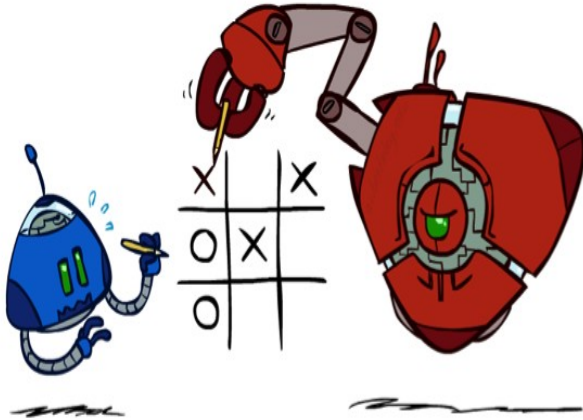
➤ Juegos Generales

- Los agentes tienen utilidades independientes (valores)
- Cooperación, indiferencia, competición, y más, todo es posible
- Más después

Resultados inciertos



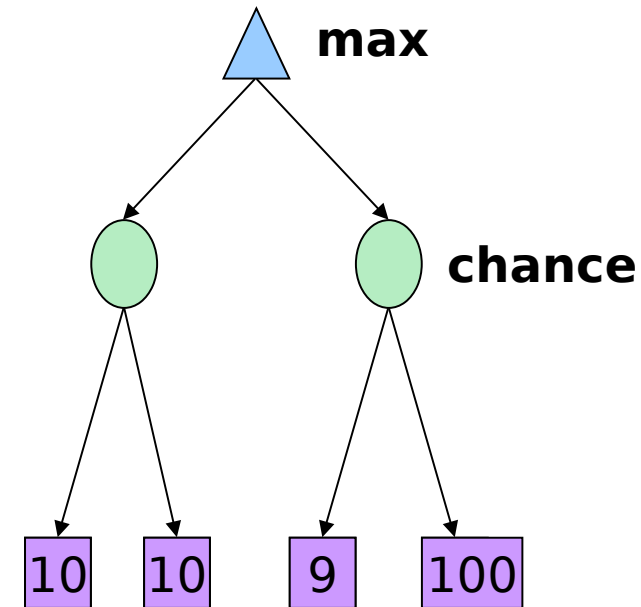
Caso peor vs. caso medio



Idea: los resultados inciertos están controlados por el azar, no por el adversario!

Búsqueda Expectimax

- ¿Por qué podemos no conocer el resultado de una acción?
 - Aleatoriedad explícita: echar los dados
 - Oponentes impredecibles: los fantasmas responden aleatoriamente
 - Las acciones pueden fallar: al mover un robot, las ruedas pueden patinar
- Los valores deberían reflejar resultados medios (expectimax), no resultados en el caso peor (minimax)
- Búsqueda Expectimax: calcular la puntuación media con un juego óptimo
 - Nodos Max como en búsqueda minimax
 - Los nodos aleatorios son como los nodos min pero el resultado es incierto
 - Se calcularán las utilidades esperadas
 - P. ej. Tomar la media ponderada (expectativa) de los hijos



Pseudocódigo de Expectimax

```
def value(state):
```

```
    if the state is a terminal state: return the state's utility
```

```
    if the next agent is MAX: return max-value(state)
```

```
    if the next agent is EXP: return exp-value(state)
```

```
def max-value(state):
```

```
    initialize  $v = -\infty$ 
```

```
    for each successor of state:
```

```
         $v = \max(v,$   
             $\text{value(successor)})$ 
```

```
    return v
```

```
def exp-value(state):
```

```
    initialize  $v = 0$ 
```

```
    for each successor of state:
```

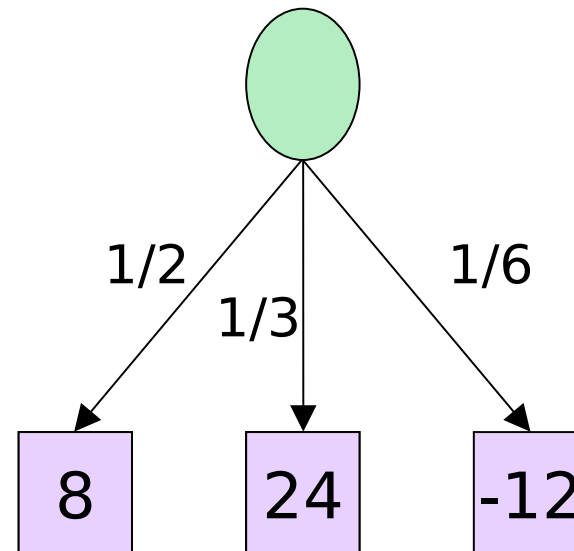
```
         $p = \text{probability(successor)}$ 
```

```
         $v += p * \text{value(successor)}$ 
```

```
    return v
```

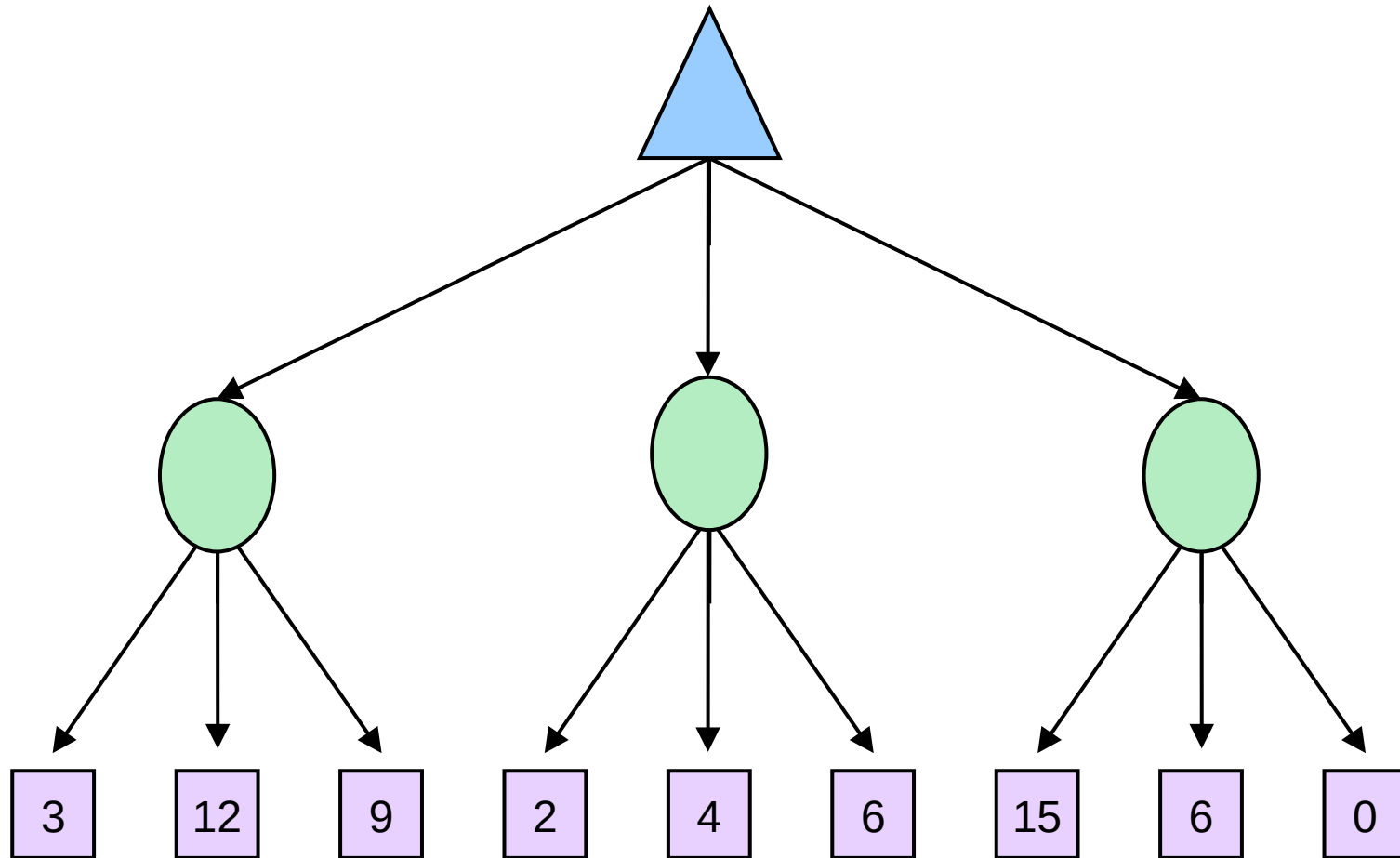
Pseudocódigo de Expectimax

```
def exp-value(state):  
    initialize v = 0  
    for each successor of state:  
        p = probability(successor)  
        v += p * value(successor)  
    return v
```

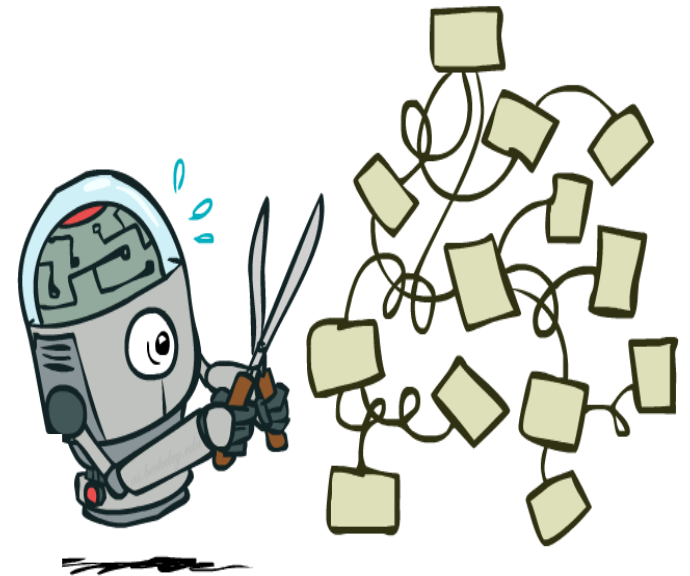
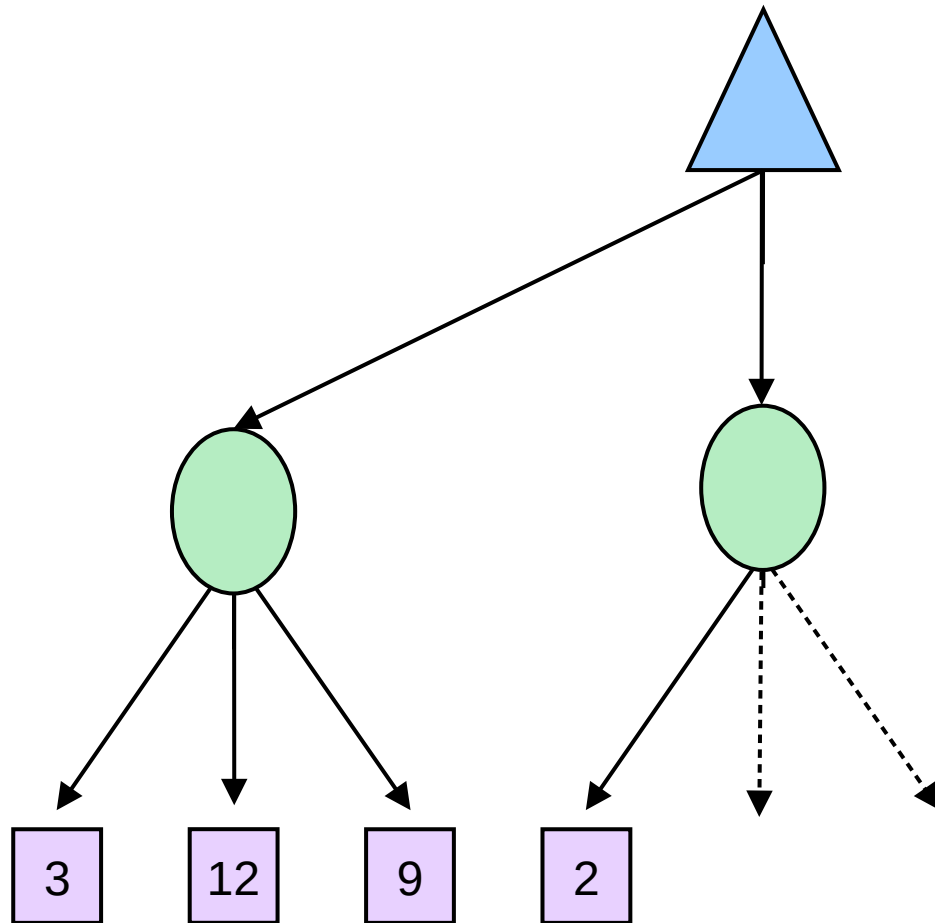


$$v = (1/2) (8) + (1/3) (24) + (1/6) (-12) = 10$$

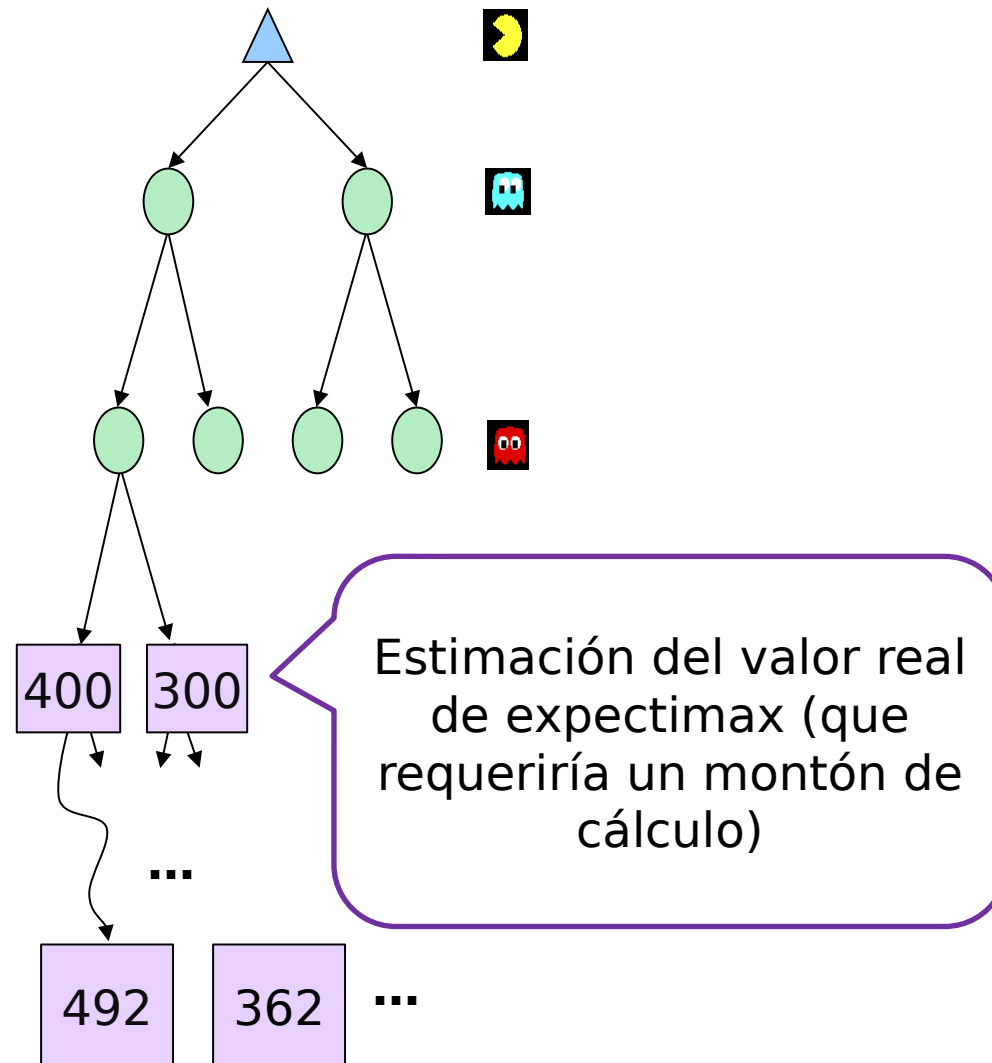
Ejemplo de Expectimax



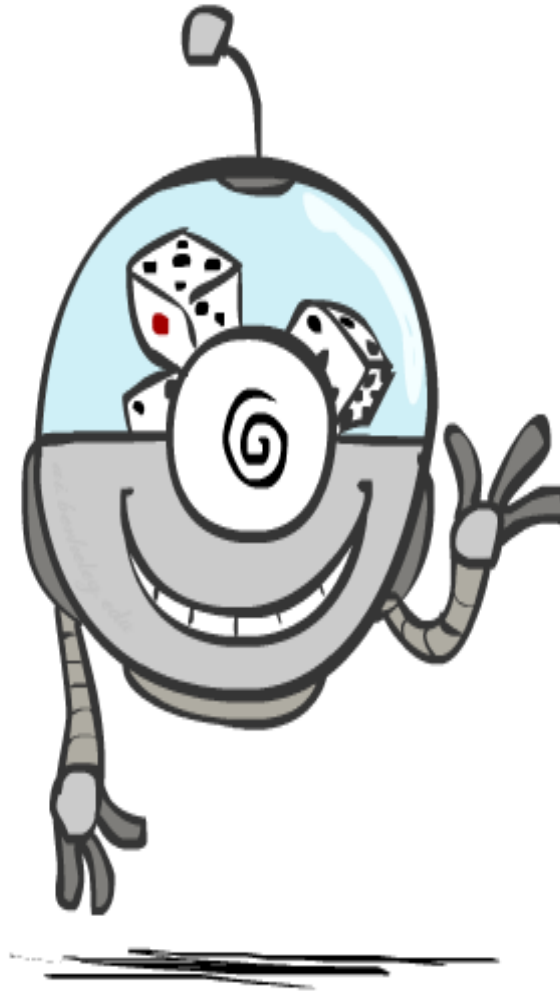
¿Poda de Expectimax?



Expectimax con profundidad limitada



Probabilidades



Recuerdo: Probabilidades

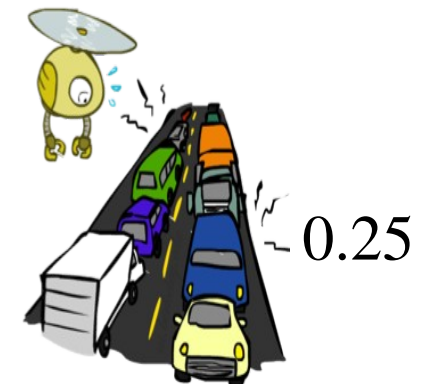
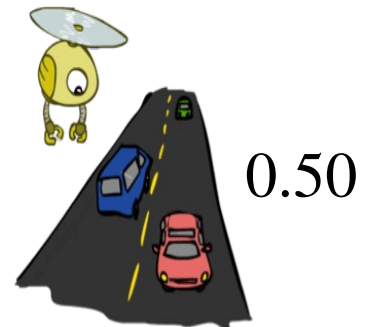
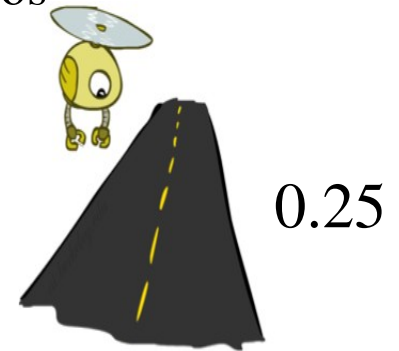
- Una **variable aleatoria (random)** representa un evento cuyo resultado es desconocido
- Una **distribución de probabilidad** es una asignación de pesos a resultados

- Ejemplo: Tráfico en la autovía

- Variable aleatoria: T = hay tráfico o no
- Valores: T en {nada, ligero, mucho}
- Distribución: $P(T=\text{nada}) = 0.25$, $P(T=\text{ligero}) = 0.50$, $P(T=\text{mucho}) = 0.25$

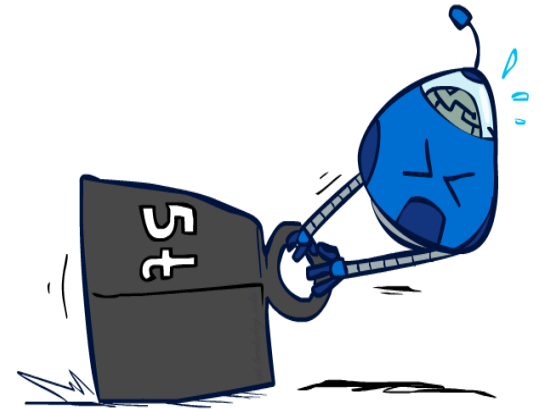
- Algunas leyes de probabilidad:

- Las Probabilidades son siempre no negativas
- La suma de Probabilidades sobre todos los valores posibles suma uno

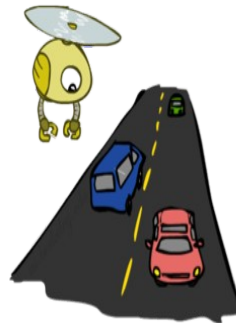
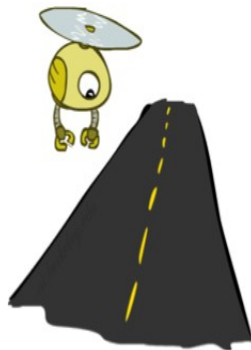


Recuerdo: Expectativas

- El valor esperado de una función de una variable aleatoria es la media, ponderada por la distribución de probabilidad de los resultados
- Ejemplo: ¿Cuánto tardaré en llegar al aeropuerto?

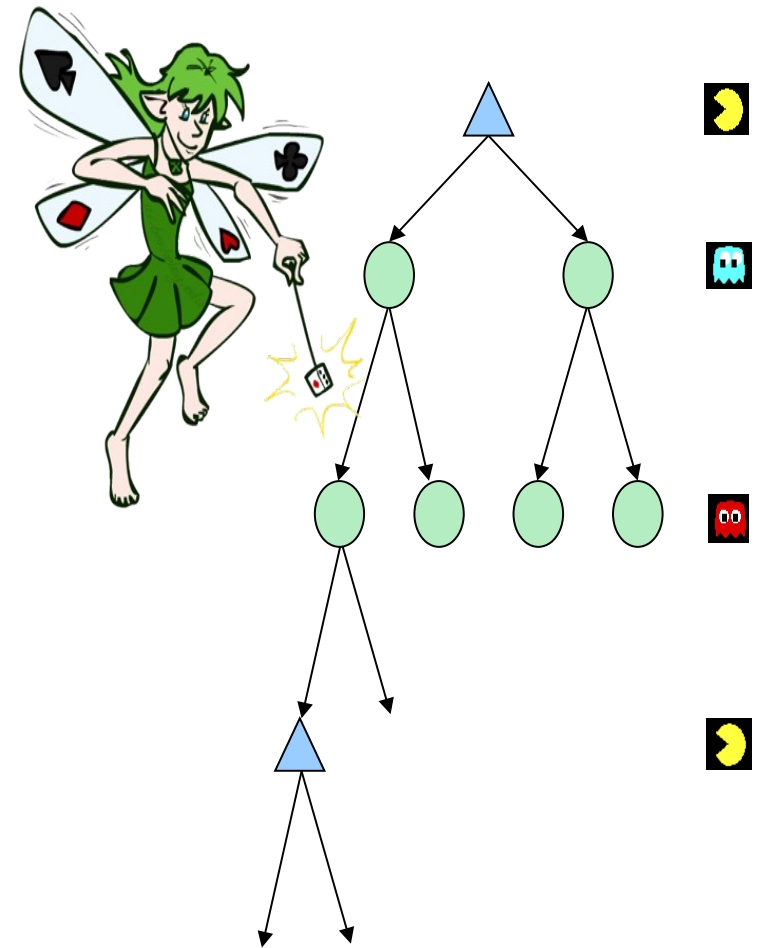


Tiempo:	20 min		30 min		60 min		
	x		x		x		
Probabilidad:	0.25	+	0.50	+	0.25		35 min



¿Qué probabilidades usamos?

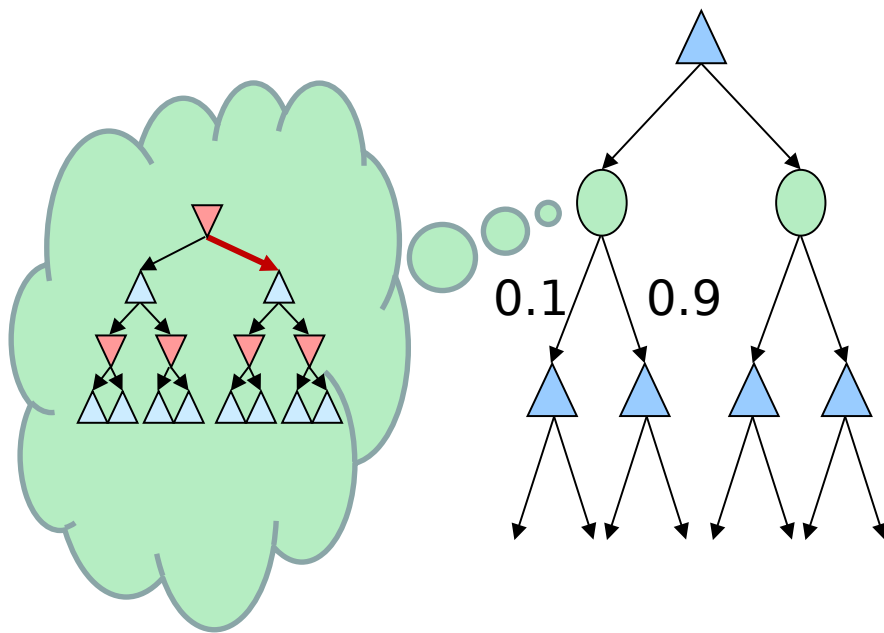
- En la búsqueda expectimax, tenemos un modelo probabilístico de cómo el oponente (o entorno) se comportará en cualquier estado
 - El Modelo podría ser una distribución uniforme (echar los dados)
 - El Modelo podría ser sofisticado y requerir un montón de computación
 - Tendremos un nodo aleatorio por cada situación fuera de nuestro control: oponente o entorno
 - ¡El modelo podría decir qué acciones adversariales son probables!
- Por ahora, asumiremos que cada nodo viene mágicamente con probabilidades que especifican la distribución respecto a sus valores



¡Tener una suposición probabilística sobre la acción de otro agente no quiere decir que ese agente esté echando una moneda!

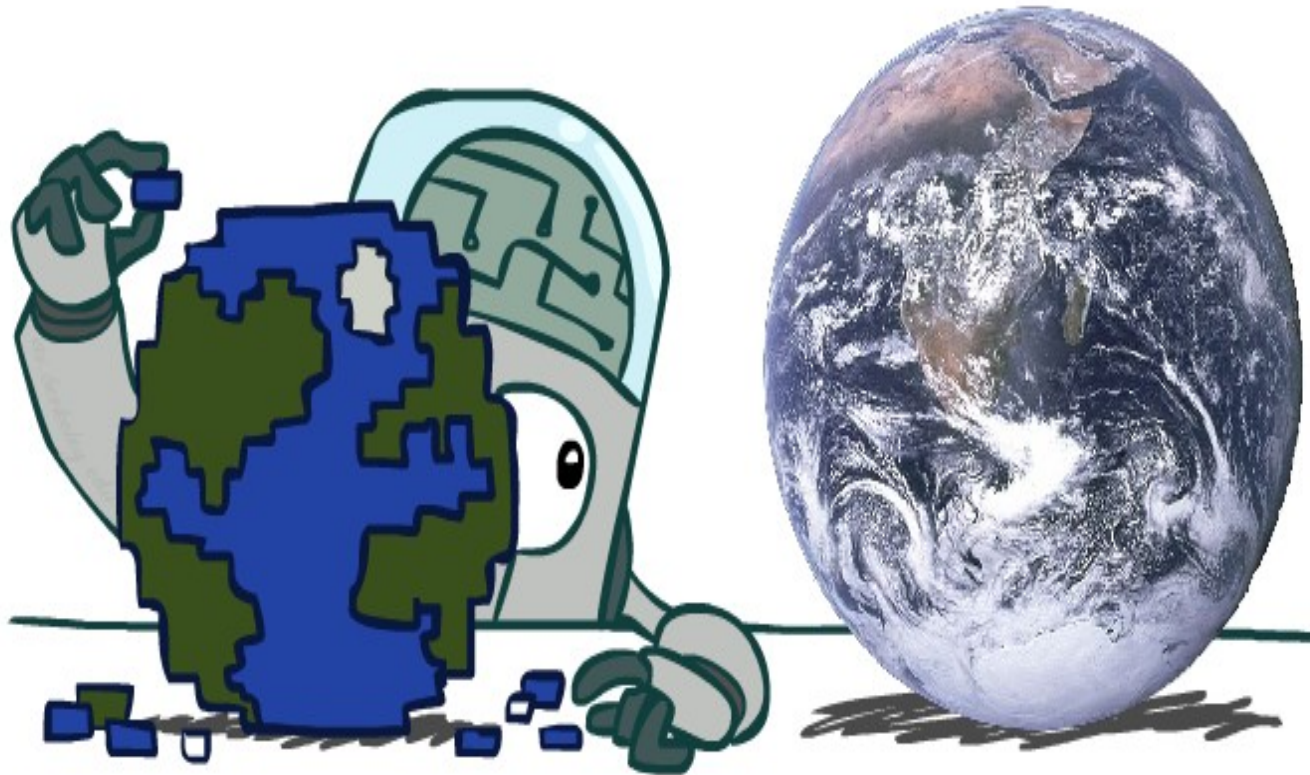
Quiz: Probabilidades informadas

- Supongamos que nuestro oponente está ejecutando un minimax de profundidad 2, usando ese resultado un 80% de las veces, y moviéndose aleatoriamente en otro caso
- Pregunta: ¿Qué tipo de búsqueda en árbol usaríamos?



- Respuesta: ¡Expectimax!
- Para estimar las probabilidades de CADA nodo aleatorio, tendríamos que ejecutar una simulación de nuestro oponente
- Esto nos puede llevar rápidamente a ineficiencia (tiempo)
- Peor si tenemos que simular a nuestro oponente simulándonos a nosotros ...
- ... excepto para minimax, que tiene la (buena) propiedad de que todo se junta en un árbol de juegos

Modelando Asunciones



Los peligros del optimismo y el pesimismo

Optimismo peligroso

Asumiendo azar cuando el mundo es adversarial

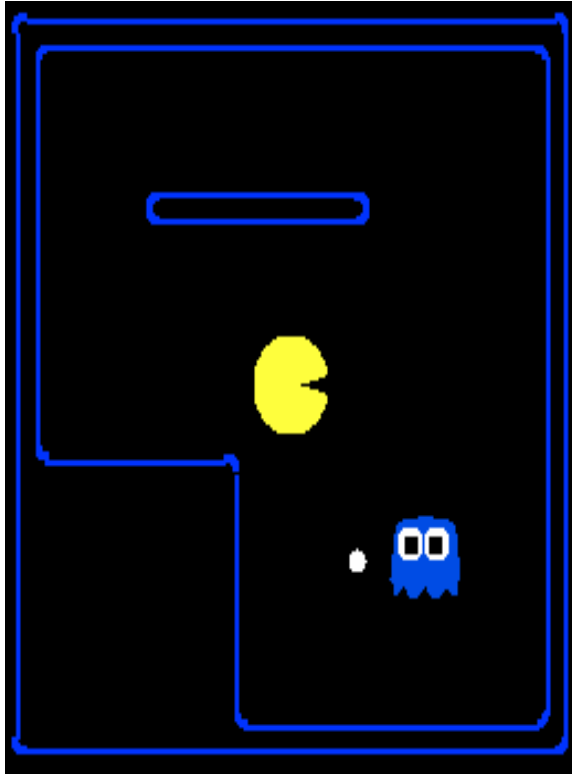


Pesimismo peligroso

Asumiendo el caso peor cuando es poco probable



Asunciones vs. Realidad



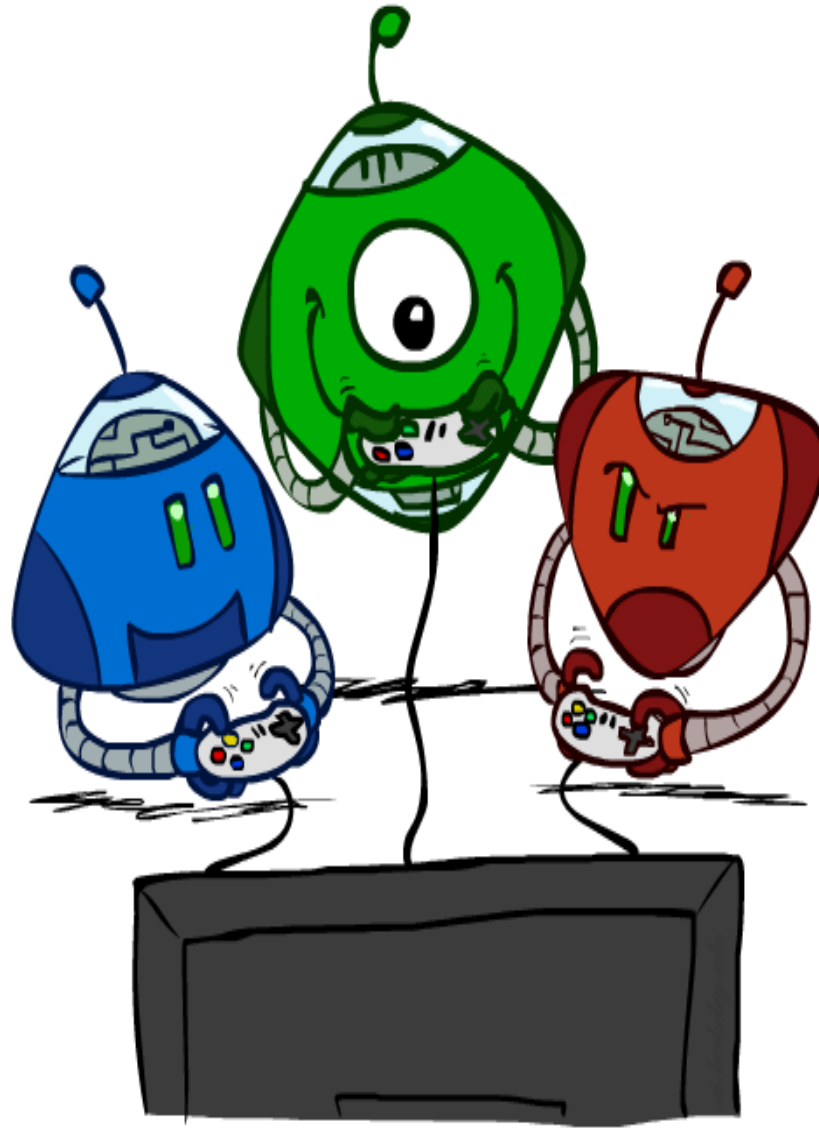
	Fantasma Adversarial	Fantasma Aleatorio
Minimax Pacman	Won 5/5 Avg. Score: 483	Won 5/5 Avg. Score: 493
Expectimax Pacman	Won 1/5 Avg. Score: -303	Won 5/5 Avg. Score: 503

Resultados jugando 5 juegos

- Pacman usó búsqueda de profundidad 4 con una función de evaluación que evita problemas
- El fantasma usó búsqueda de profundidad 2 con una función de evaluación que busca a Pacman

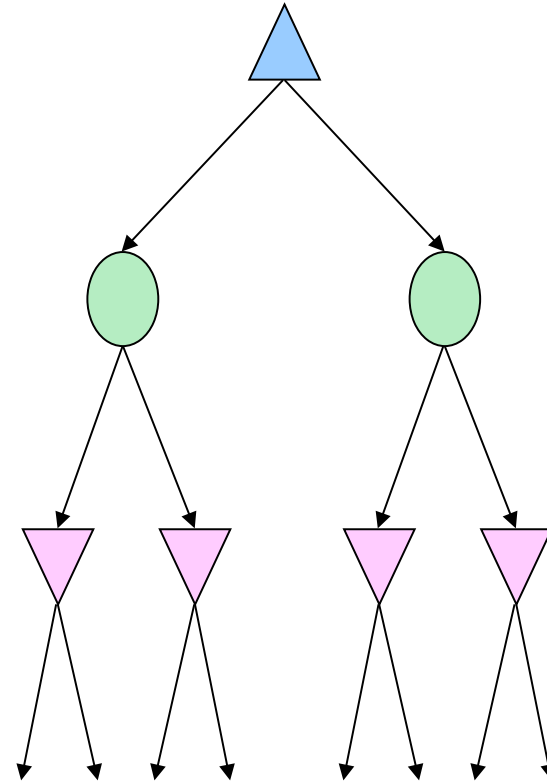
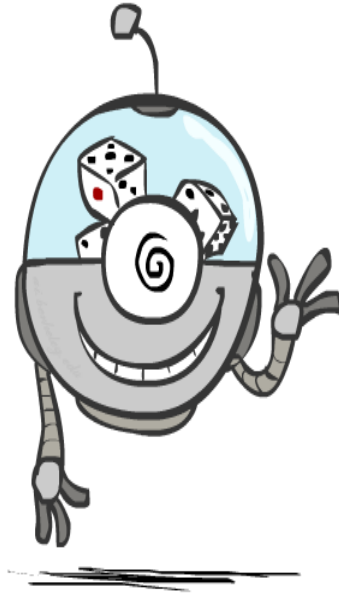
[Demos: world assumptions (L7D3,4,5,6)]

Otros tipos de juegos



Tipos de nivel mixtos

- P. ej. Backgammon
- Expectiminimax
 - El entorno es un “agente aleatorio” extra que mueve después de cada agente min/max
 - Cada nodo calcula la combinación apropiada para sus hijos



Utilidades Multi-agente

➤ ¿Qué pasa si el juego no es de suma cero, o hay varios jugadores?

➤ Generalización de minimax:

- Los terminales tienen tuplas de utilidades
- Los valores de los nodos son también
- tuplas de utilidades
- Cada jugador maximiza su componente
- Puede dar lugar a competición y
- cooperación dinámicamente

