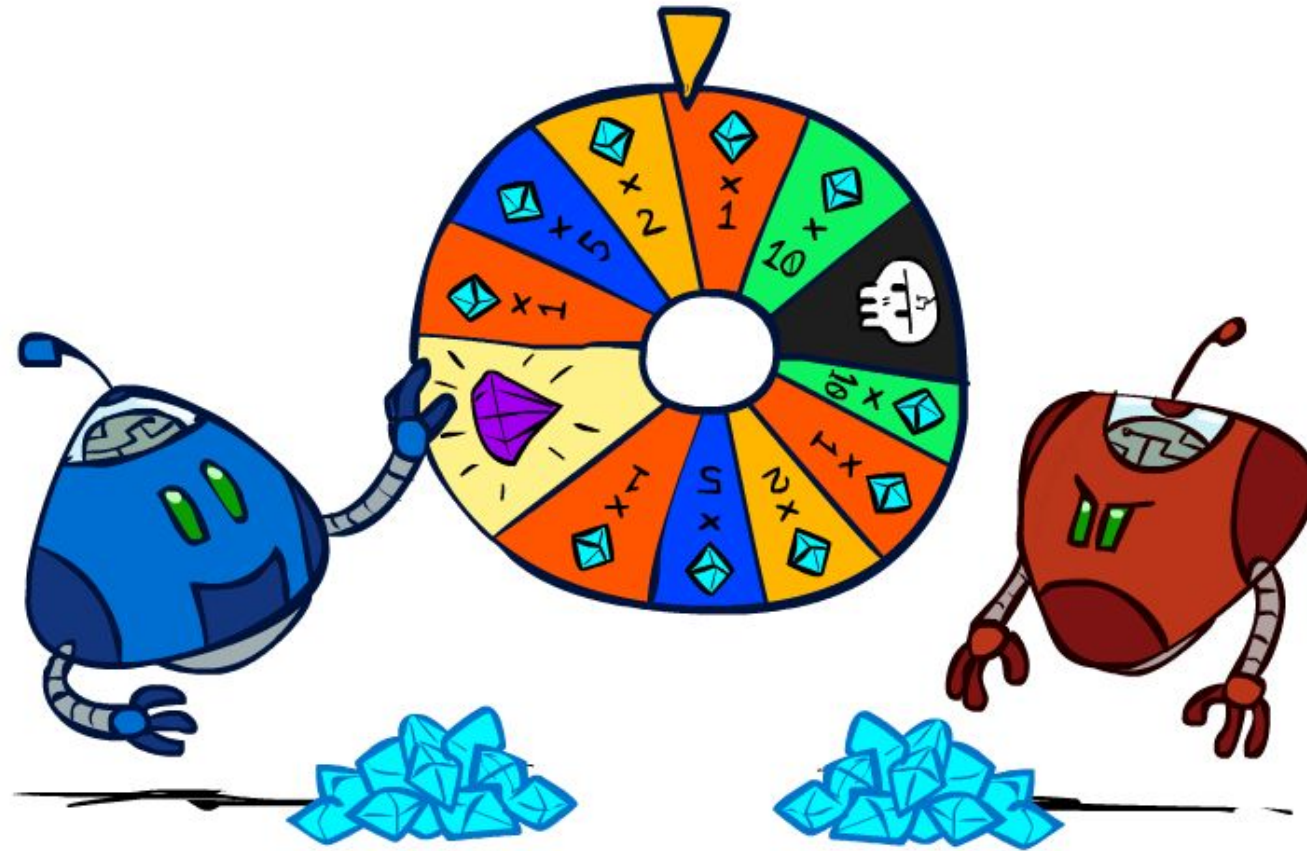


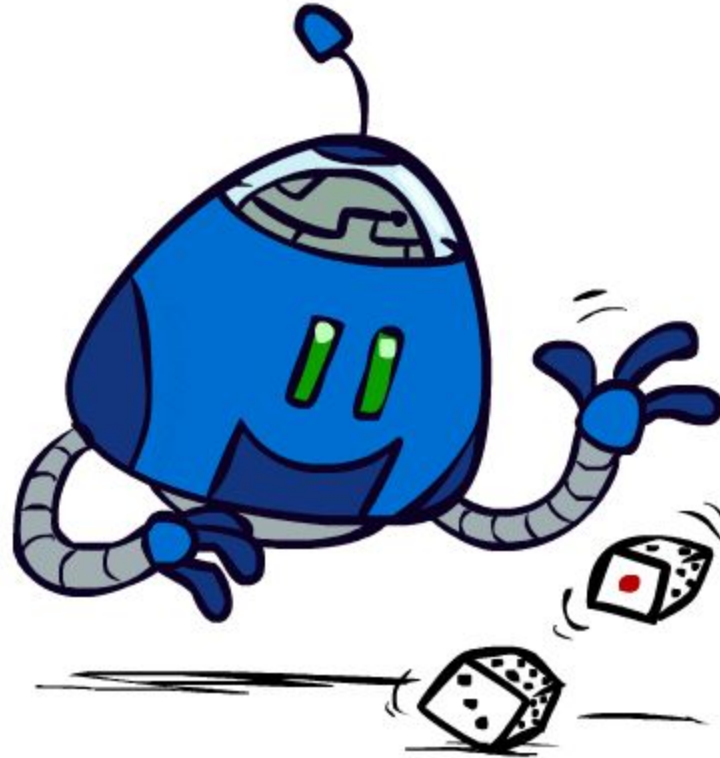
# Incerteza e Utilidades



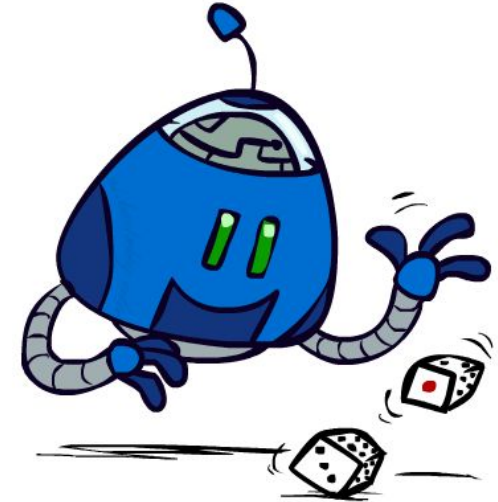
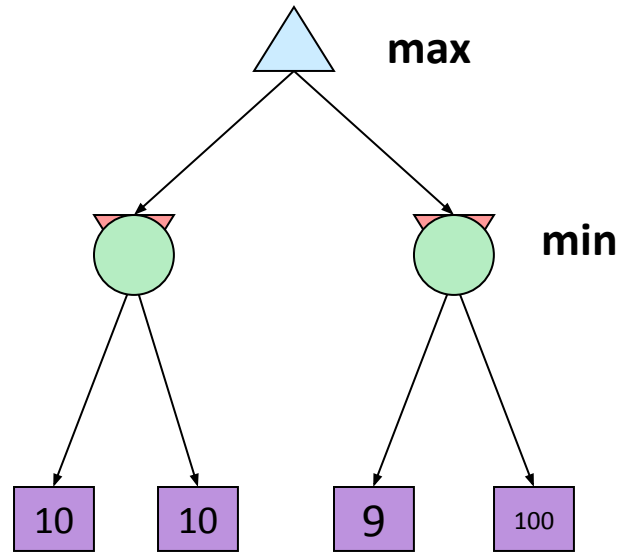
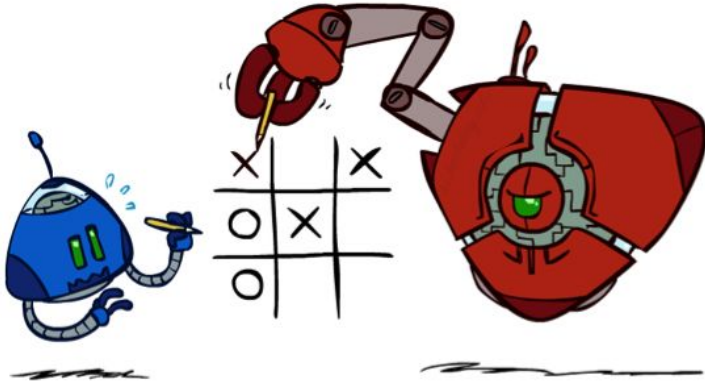
[baseado em Dan Klein and Pieter Abbeel for CS188 Intro to AI at UC Berkeley. <http://ai.berkeley.edu>.]

# Jogos Estocásticos

---



# Pior caso vs. Caso médio



Resultado depende de sorte  
Adiciona-se o nível do acaso à árvore de busca.

# Expectimax Search

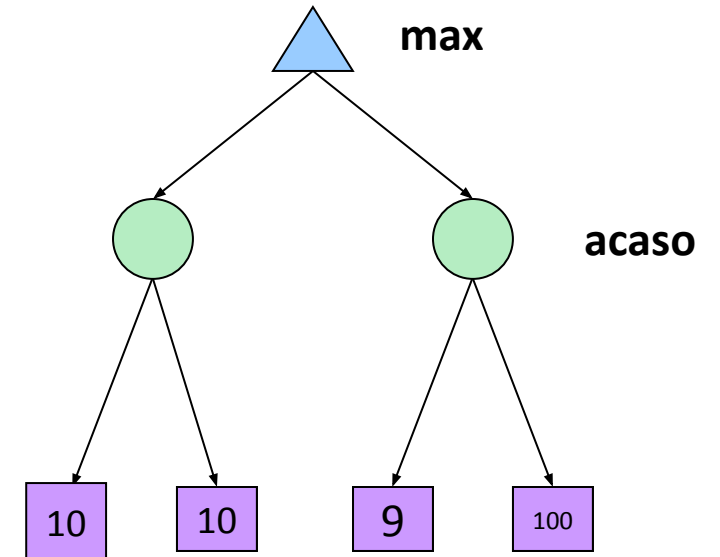
Quando não saberíamos o resultado de uma ação?

**Rolagem de dados, pneu de um robô pode escorregar.**

Valores na árvore refletem o caso médio (expectimax) e não o pior caso (minimax).

Busca Expectimax:

1. MAX funciona da mesma forma.
2. Nós acaso são como MIN, mas o resultado é incerto.
3. Calcula-se a utilidade esperada dos nós.

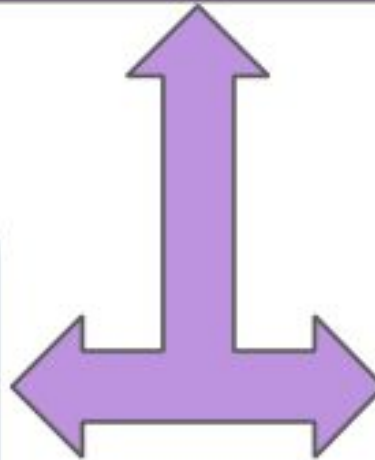


# Implementação Expectimax

```
def valor(estado):  
    se estado é terminal: retorne a utilidade do estado  
    se agente é MAX: retorne max-valor(estado)  
    se agente é EXP: retorne exp-valor(estado)
```

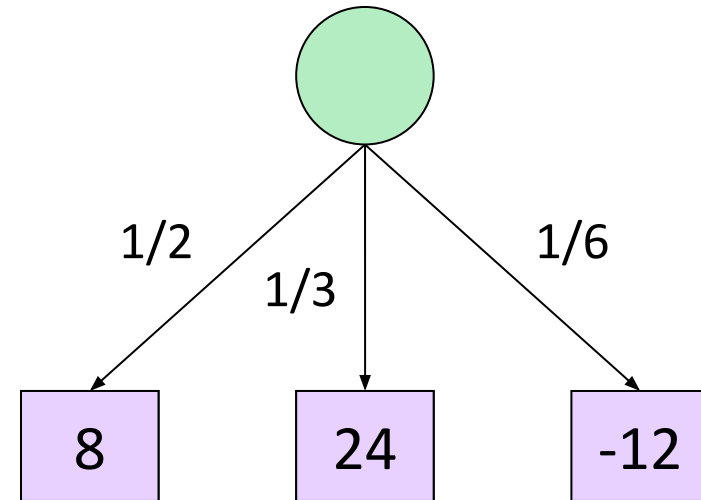
```
def max-valor(estado):  
    inicialize  $v = -\infty$   
    para cada sucessor do estado:  
         $v = \max(v, \text{valor}(\text{sucessor}))$   
    retorne  $v$ 
```

```
def exp-valor(estado):  
    inicialize  $v = 0$   
    para cada sucessor do estado:  
         $p = \text{probabilidade}(\text{sucessor})$   
         $v += p * \text{valor}(\text{sucessor})$   
    retorne  $v$ 
```



# Implementação Expectimax

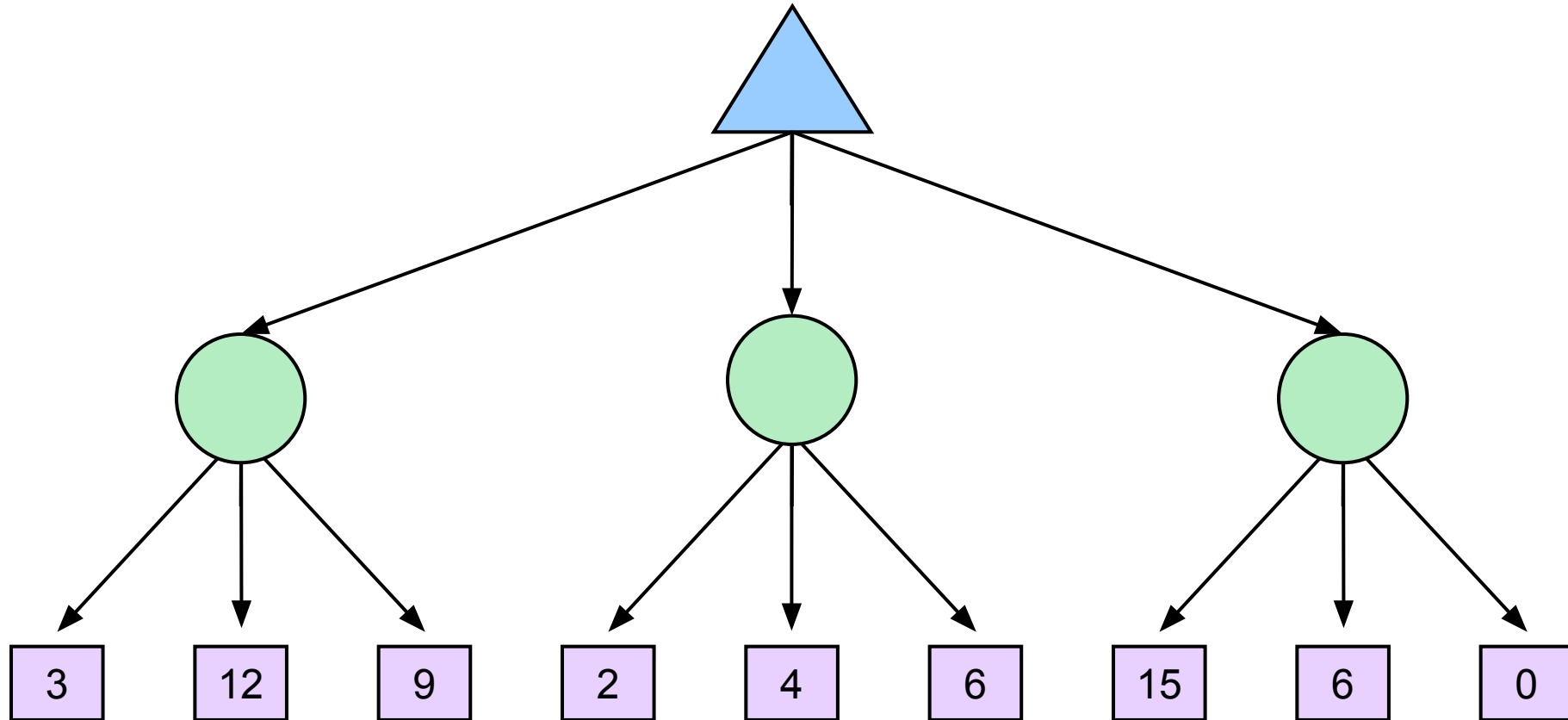
```
def exp-valor(estado):  
    initialize v = 0  
    para cada sucessor do estado: p =  
        probabilidade(sucessor) v += p *  
            valor(sucessor)  
    retorne v
```



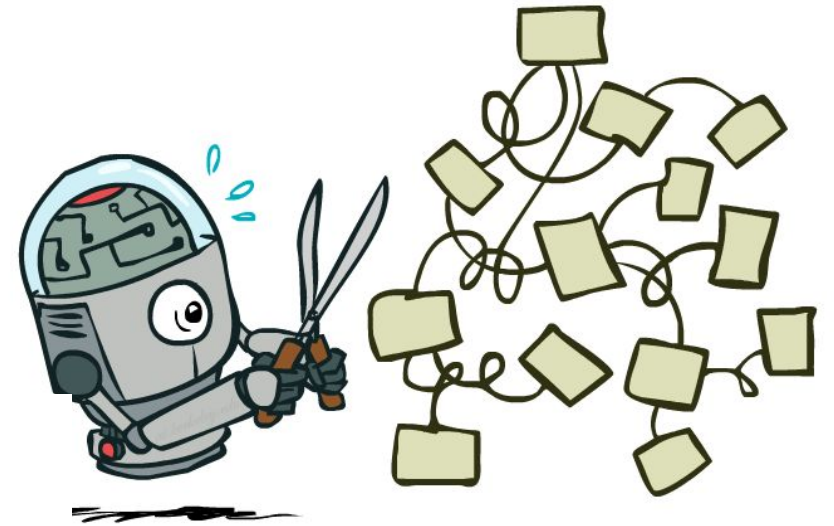
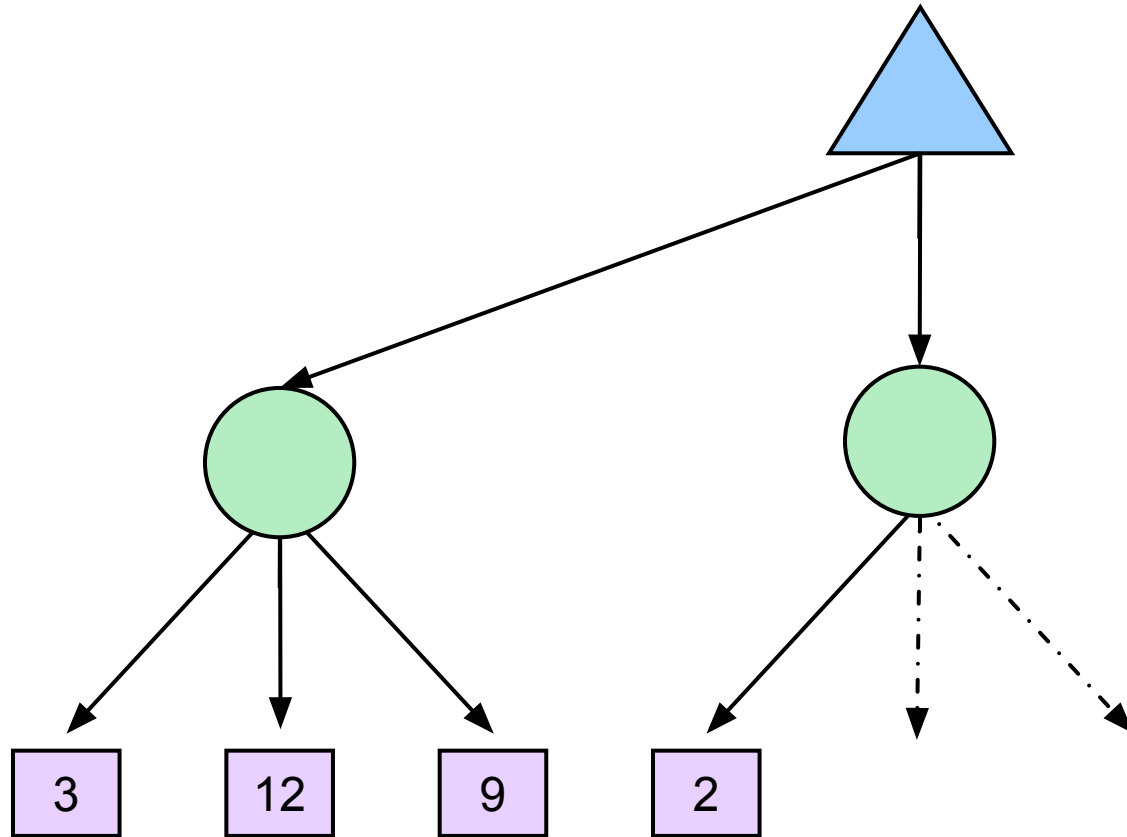
$$v = (1/2) (8) + (1/3) (24) + (1/6) (-12) = 10$$

# Expectimax Exemplo

---



# Poda Expectimax?

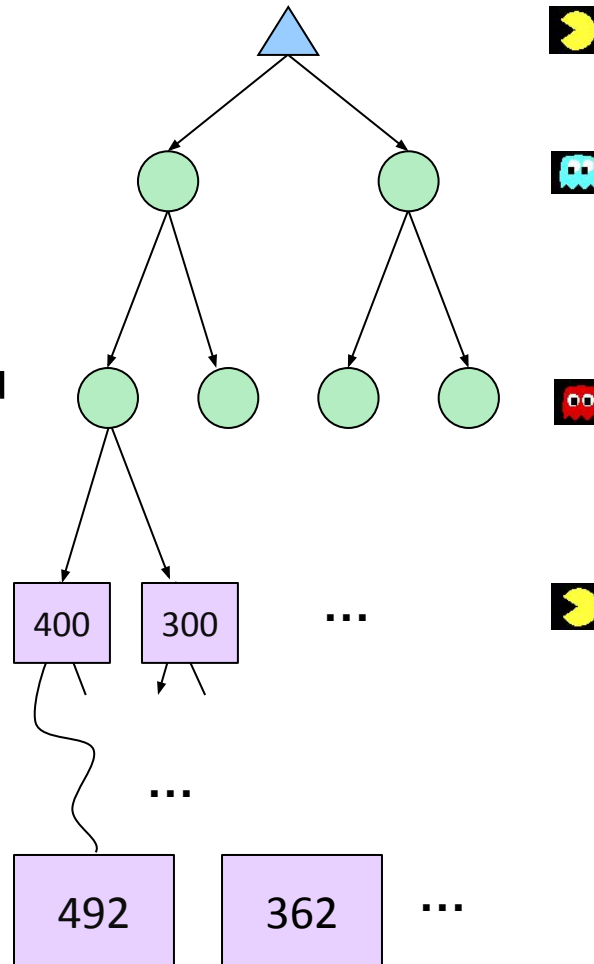




# Depth-Limited Expectimax

- Utiliza-se aprofundamento iterativo e truncamento de busca.
- Utiliza-se função de avaliação ou simulações Monte Carlo.

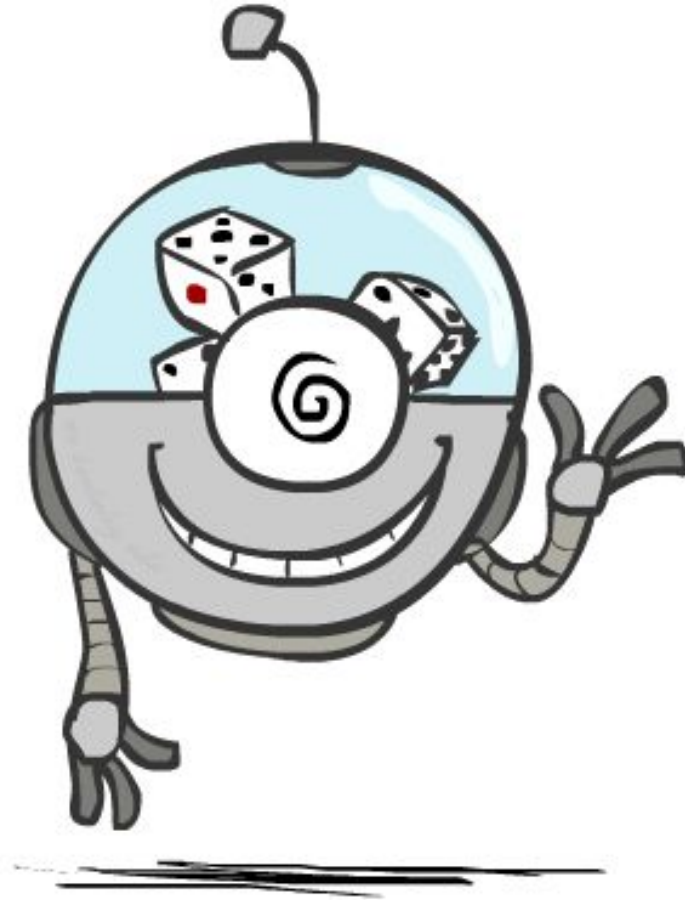
estima o valor real  
... de expectimax  
(poderia demorar  
muito para calcular)



Designa-se por **método de Monte Carlo** (MMC) qualquer método de uma classe de *métodos estatísticos* que se baseiam em amostragens aleatórias massivas para obter resultados numéricos. Em suma, utilizam a aleatoriedade de dados para gerar um resultado para problemas que a priori são determinísticos. **Wikipedia**

# Probabilidades

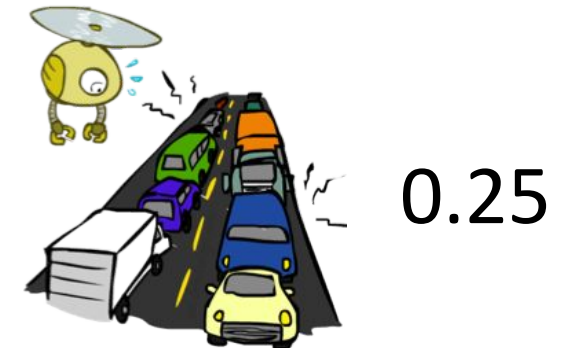
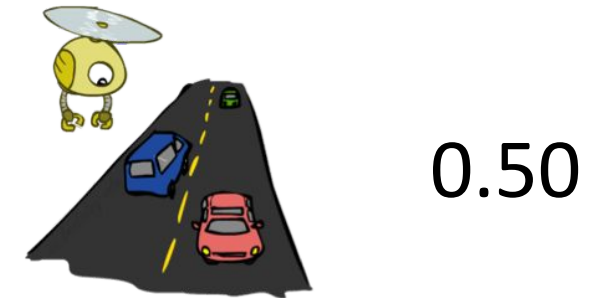
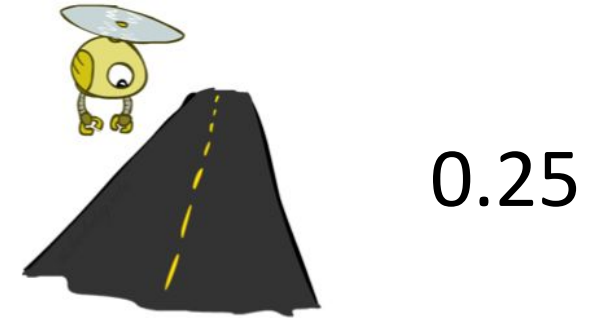
---



# Relembrando: Probabilidades

- Uma **variável aleatória** representa um evento cujo resultado é desconhecido
- Uma **distribuição de probabilidade** é uma atribuição de pesos aos resultados
- Exemplo: Engarrafamento em uma estrada
  - Variável aleatória:  $T$  = engarrafamento
  - Resultados:  $T \{ \text{nenhum, leve, pesado} \}$
  - Distribuição:  $P(T=\text{nenhum}) = 0.25$ ,  $P(T=\text{leve}) = 0.50$ ,  $P(T=\text{pesado}) = 0.25$
- Algumas leis da probabilidade :
  - Probabilidades são sempre não negativas
  - Probabilidades sobre todos os resultados possíveis soma 1
- A medida que obtemos mais evidências as probabilidades podem mudar:
  - $P(T=\text{pesado}) = 0.25$ ,  $P(T=\text{leve} \mid \text{Hora}=8:00) = 0.60$

Probabilidade condicional

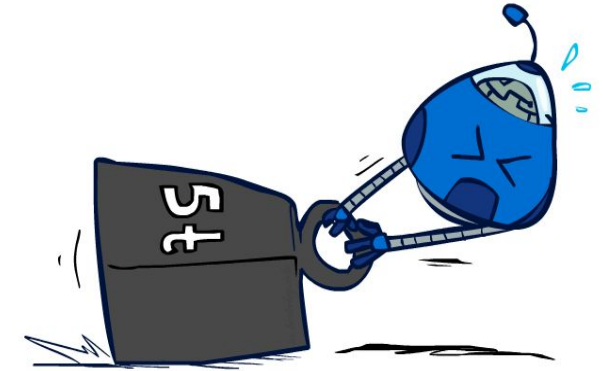
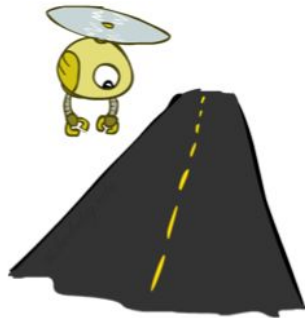


# Relembrando: Expectativa

- O valor esperado de uma função de uma variável aleatória é a média, ponderada pela distribuição de probabilidade sobre os resultados
- Exemplo: Quanto tempo para chegar ao aeroporto?

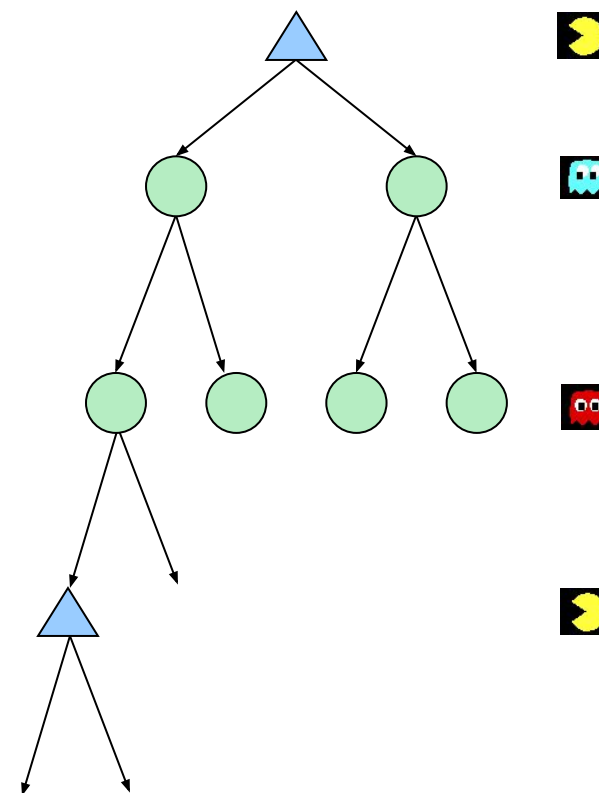
Tempo:	20 min		30 min		60 min		
	x		x		x		
		+		+			
Probabilidade:	0.25		0.50		0.25		

35 min



# Quais probabilidades usar?

- Na busca expectimax, temos um modelo probabilístico de como o oponente (ou ambiente) se comportará em qualquer estado
  - O modelo pode ser uma distribuição uniforme simples (lançar um dado)
  - O modelo pode ser sofisticado e exigir uma grande quantidade de computação
  - Temos um nó de chance para qualquer resultado fora de nosso controle: oponente ou ambiente
  - O modelo pode dizer que as ações adversárias são prováveis!
- Por enquanto, suponha que cada nó de chance venha magicamente com probabilidades que especificam a distribuição sobre seus resultados



*Ter uma crença probabilística sobre a ação de outro agente não significa que o agente está jogando moedas!*

# Os perigos do otimismo e do pessimismo

## Otimismo Perigoso

Assumindo a chance quando o mundo é perigoso

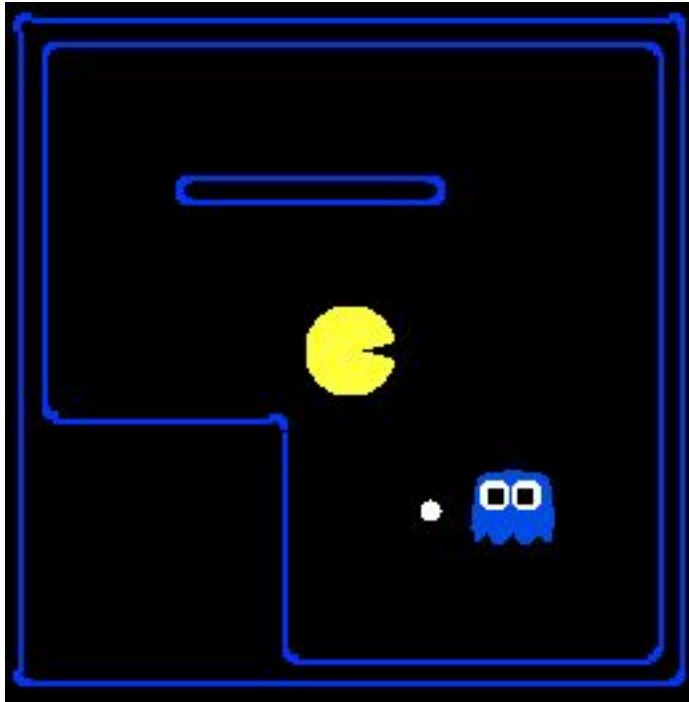


## Pessimismo perigoso

Supondo o pior caso, quando não é provável



# Suposições vs. Realidade



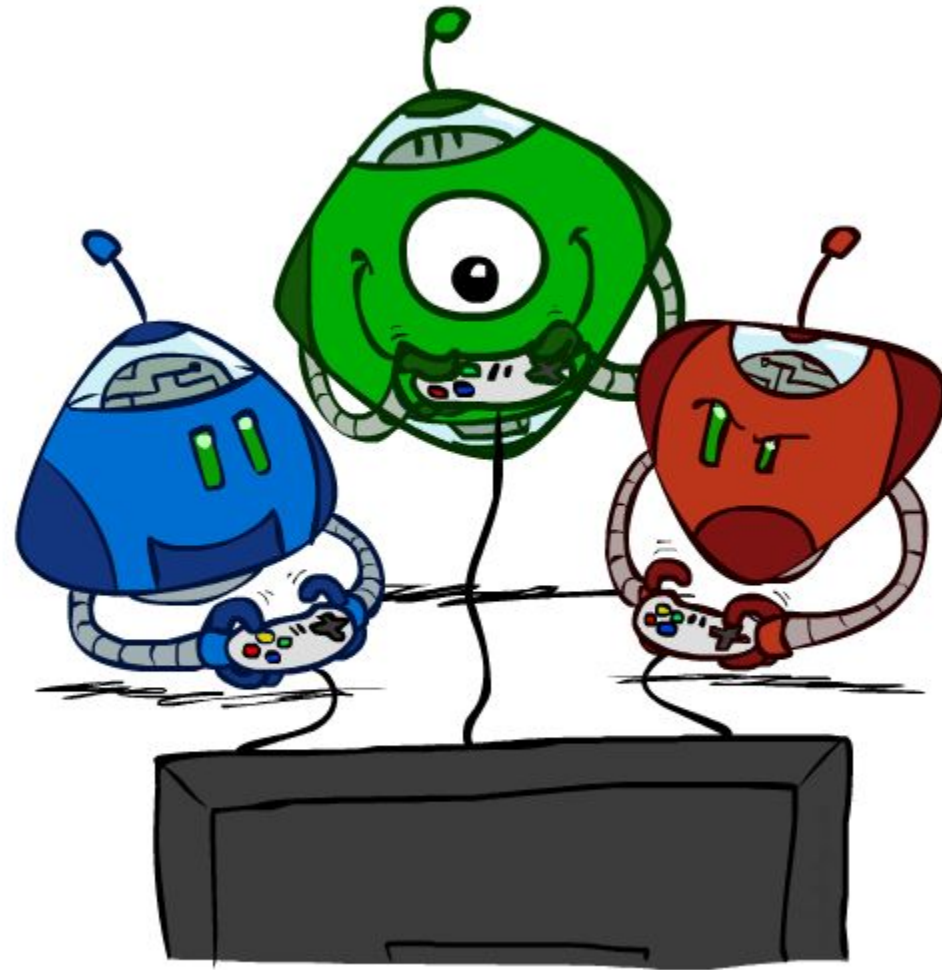
	Fantasma Adversário	Fantasma Aleatório
Minimax Pacman	vence 5/5 Pont. média: 483	vence 5/5 Pont. média: 493
Expectimax Pacman	vence 1/5 Pont. média: -303	vence 5/5 Pont. média: 503

Resultados de 5 jogos

Pacman usou busca em profundidade 4 com uma função de avaliação que evita problemas  
O Ghost usou busca em profundidade 2 com uma função de avaliação que busca Pacman

# Outros tipos de jogos

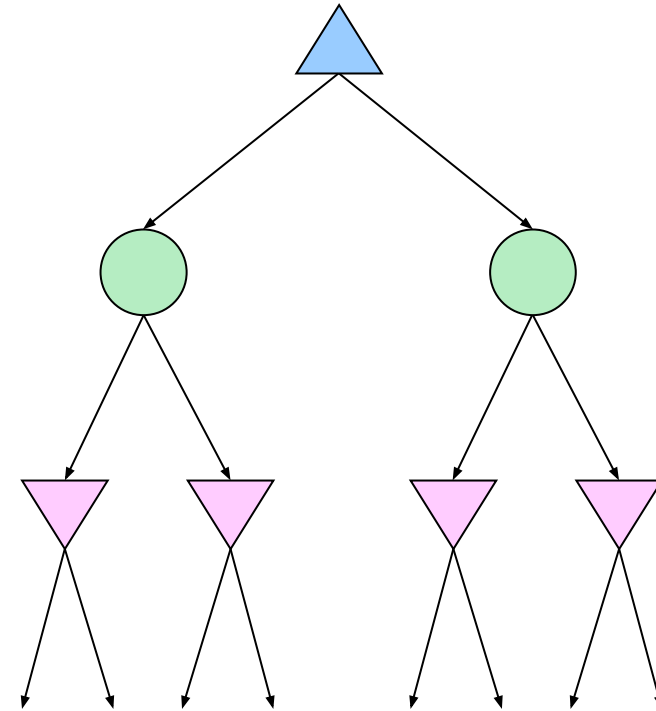
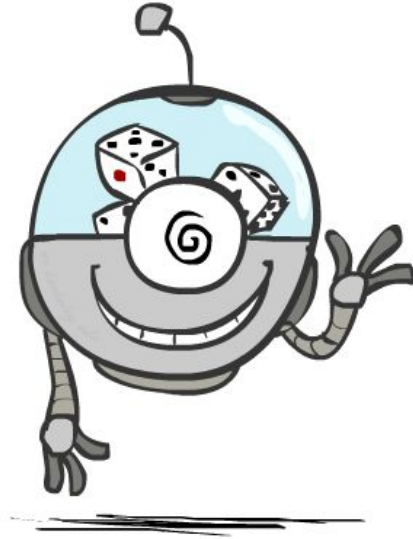
---





# Tipos de camadas mistas

- E.g. Gamão
- Expectiminimax
  - O ambiente é um jogador "agente aleatório" extra que se move após cada agente mín/máx.
  - Cada nó calcula a combinação apropriada de seus filhos



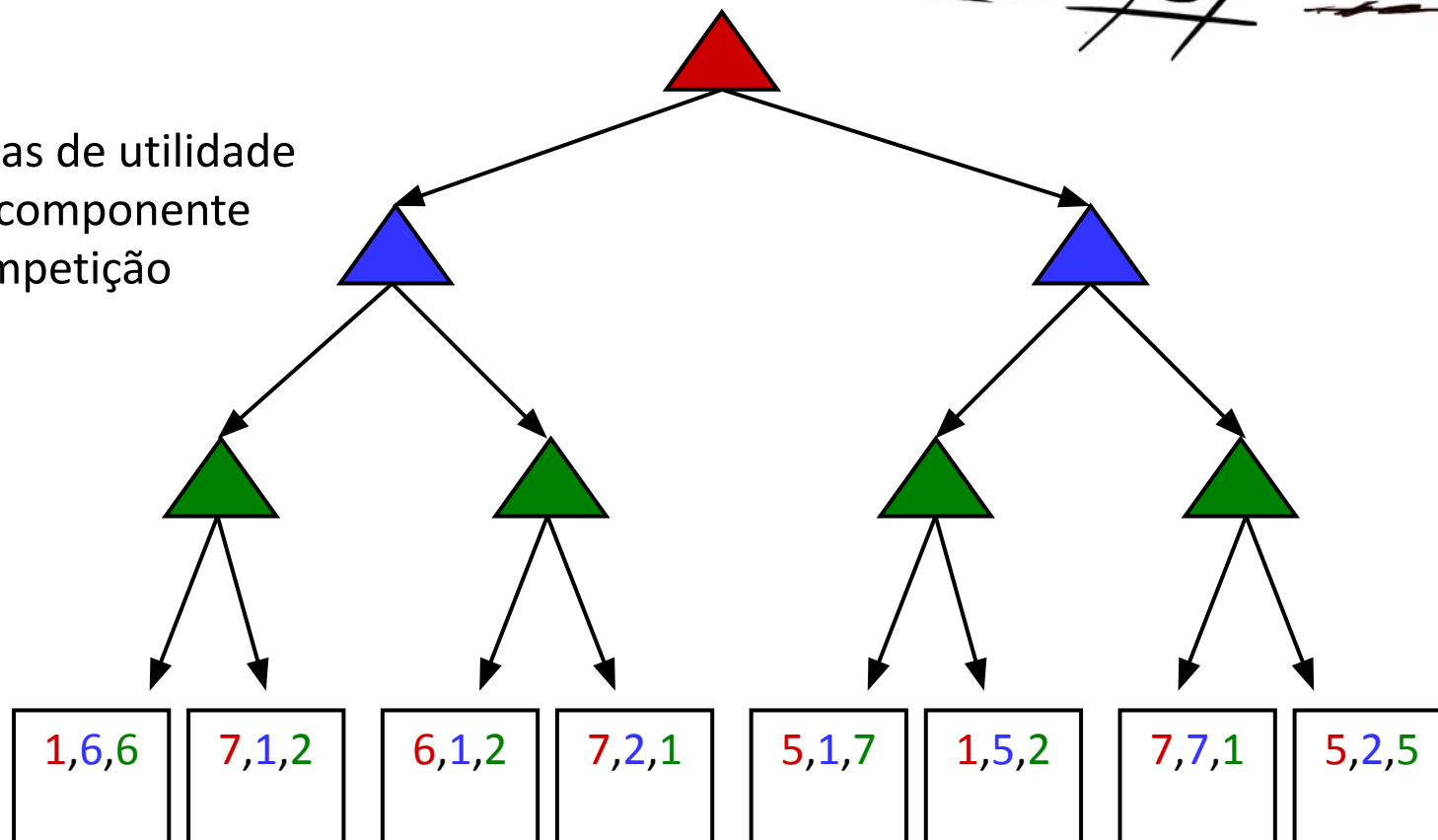
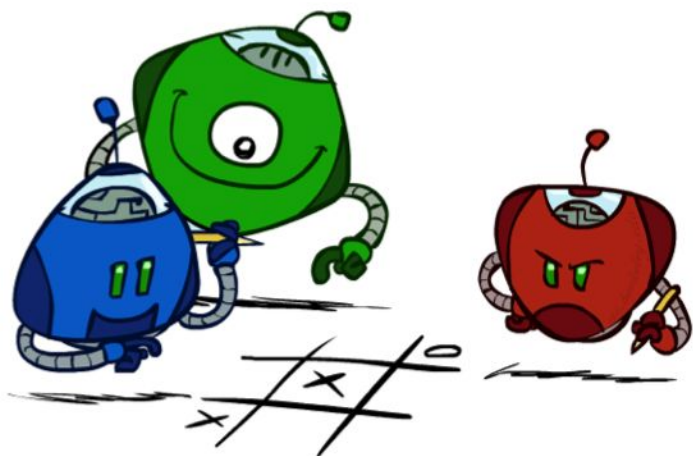
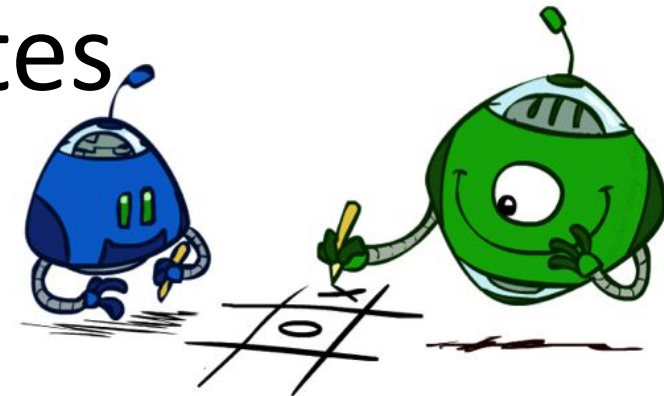
# Exemplo: Gamão

- Lançamentos de dados aumentam  $b$ : 21 lançamentos possíveis com 2 dados
  - Gamão  $\approx 20$  movimentos legais
  - Profundidade 2 =  $20 \times (21 \times 20)^3 = 1.2 \times 10^9$
- À medida que a profundidade aumenta, a probabilidade de alcançar um determinado nó de pesquisa diminui
  - Portanto, a utilidade da pesquisa é reduzida
  - Portanto, limitar a profundidade é menos prejudicial
  - Porém podar é mais complicado...
- História da IA: TDGammon usa pesquisa de profundidade 2 + função de avaliação muito boa + aprendizado de reforço:
- nível de jogo de campeão mundial
- 1º campeão mundial de IA em qualquer jogo!

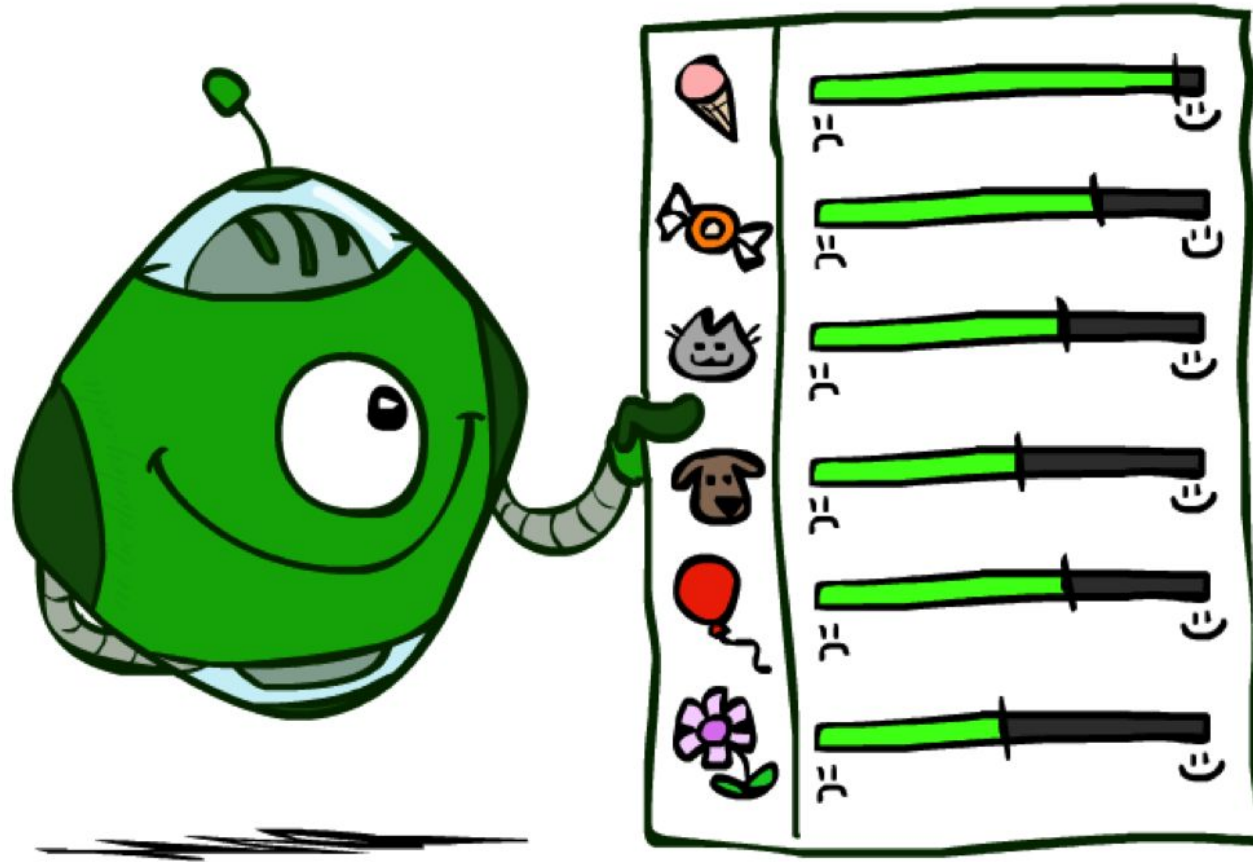


# Utilidades com multiagentes

- E se o jogo não for de soma zero ou tiver vários jogadores?
- Generalização do minimax:
  - Terminais têm tuplas de utilidades
  - Os valores dos nós também são tuplas de utilidade
  - Cada jogador maximiza seu próprio componente
  - Pode dar origem a cooperação e competição dinamicamente...



# Utilidades

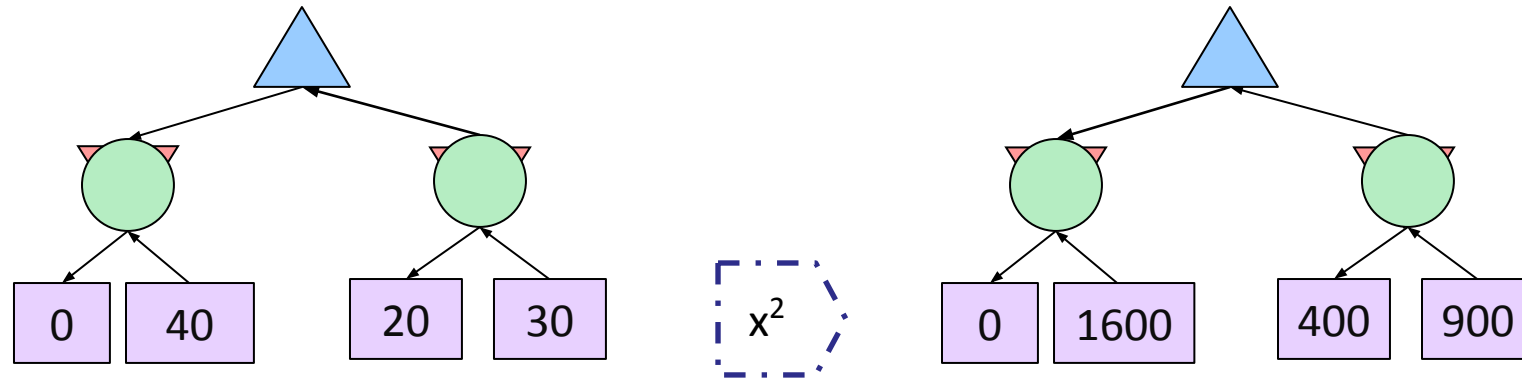


# Utilidade máxima esperada

- Quando devemos fazer a média das utilidades ou optar por minimax? Depende da situação.
- Princípio da utilidade máxima esperada:
  - Um agente racional deve escolher a ação que **maximiza sua utilidade esperada, dado seu conhecimento**
- Questões:
  - De onde vêm as utilidades?
  - Como sabemos que essas utilidades existem?
  - Como sabemos que a média faz sentido?
  - E se o nosso comportamento (preferências) não puder ser descrito pelos utilidades?



# Quais utilidades usar?



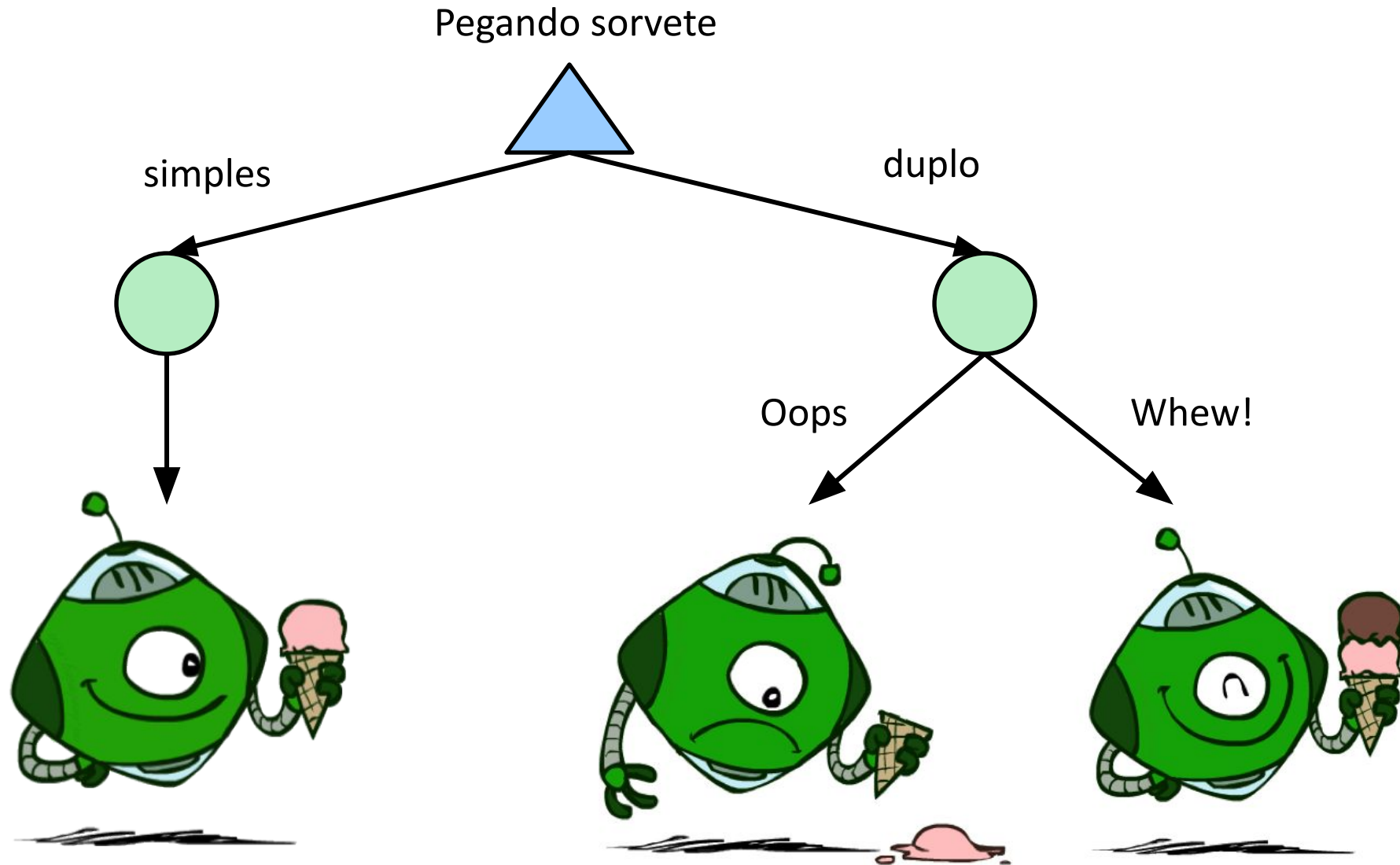
- Para o raciocínio minimax, alterar a escala da função de avaliação não importa
  - Queremos apenas melhores estados com avaliações mais altas (obter a ordem certa)
  - Chamamos isso de **insensibilidade às transformações monotônicas**

# Utilidades

- Utilitários são funções de resultados (estados do mundo) a números reais que descrevem as preferências de um agente
- De onde vêm as utilidades?
  - Em um jogo, pode ser simples (+1/-1)
  - Utilidades resumem o objetivo do agentes
  - Teorema: quaisquer preferências "racionais" podem ser resumidas como uma função de utilidade
- Codificamos as utilidades e deixamos que o comportamento emergir
  - Por que não deixamos os agentes escolherem utilidade?
  - Porque não codificamos o comportamento?



# Utilidades: Resultados incertos





# Preferências

- Um agente deve ter preferências entre:

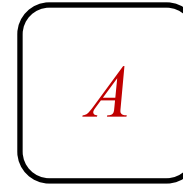
- Prêmios:  $A$ ,  $B$ , etc.
- Loterias: situações com prêmios incertos

$$L = [p, A; (1 - p), B]$$

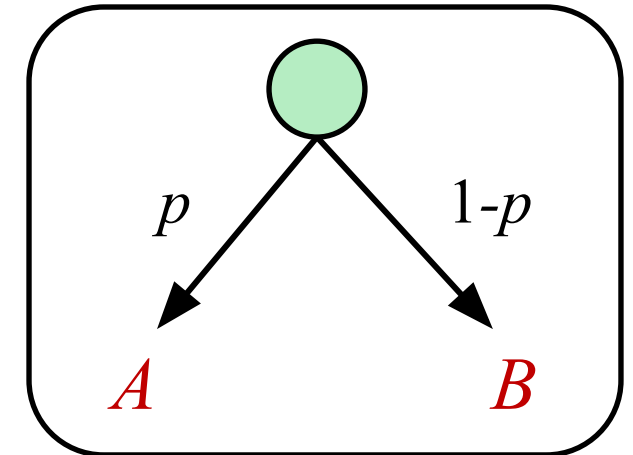
- Notação:

- Preferência:  $A \succ B$
- Indiferença:  $A \sim B$

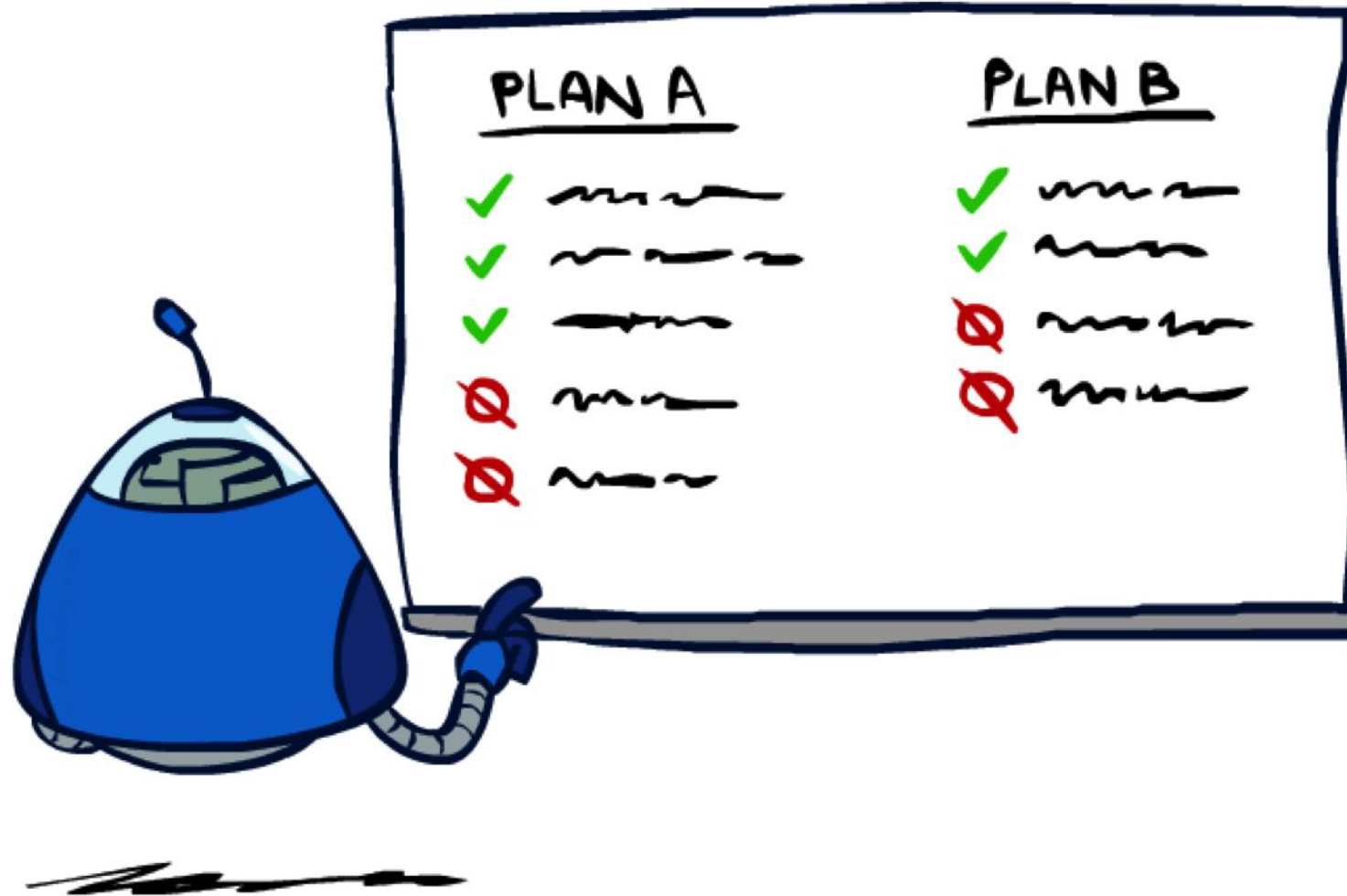
Um prêmio



Uma loteria



# Racionalidade



# Preferências Racionais

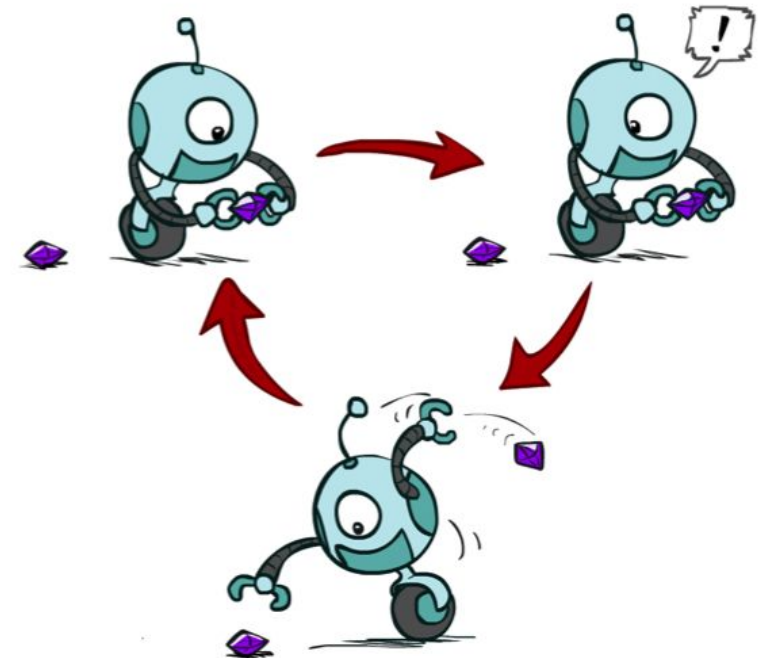
- Queremos algumas restrições nas preferências antes de chamá-las de racionais, tais como:

Axioma de Transitividade:

$$(A > B) \wedge (B > C) \Rightarrow (A > C)$$

Por exemplo: um agente com preferências intransitivas pode ser induzido a dar todo o seu dinheiro

- Se  $B > C$ , então um agente com  $C$  pagaria (digamos) 1 centavo para obter  $B$
- Se  $A > B$ , então um agente com  $B$  pagaria (digamos) 1 centavo para obter  $A$
- Se  $C > A$ , então um agente com  $A$  pagaria (digamos) 1 centavo para obter  $C$



# Preferências Racionais

## Os Axiomas da Racionalidade

### Orderability

$$(A \succ B) \vee (B \succ A) \vee (A \sim B)$$

### Transitivity

$$(A \succ B) \wedge (B \succ C) \Rightarrow (A \succ C)$$

### Continuity

$$A \succ B \succ C \Rightarrow \exists p [p, A; 1 - p, C] \sim B$$

### Substitutability

$$A \sim B \Rightarrow [p, A; 1 - p, C] \sim [p, B; 1 - p, C]$$

### Monotonicity

$$A \succ B \Rightarrow \\ (p \geq q \Leftrightarrow [p, A; 1 - p, B] \succeq [q, A; 1 - q, B])$$



Teorema: Preferências racionais implicam comportamento descritível como maximização da utilidade esperada

# Princípio MUE

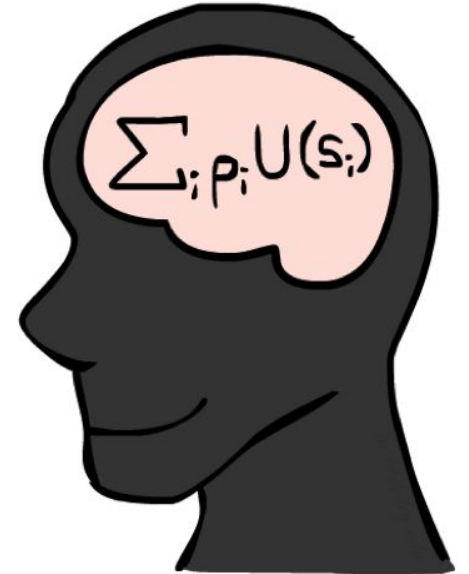
- Teorema [Ramsey, 1931; von Neumann & Morgenstern, 1944]

*Dadas as preferências que satisfaçam essas restrições, existe uma função de valor real  $U$  tal que:*

$$U(A) \geq U(B) \Leftrightarrow A \succeq B$$

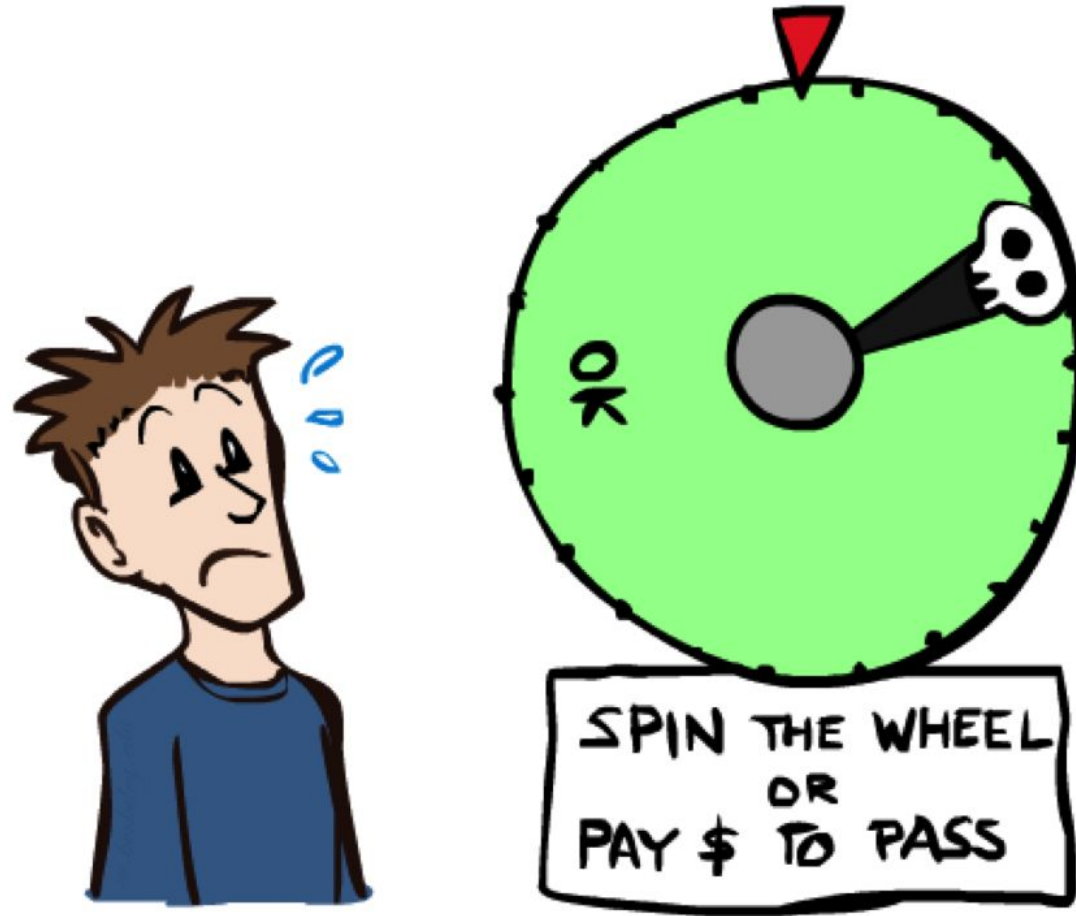
$$U([p_1, S_1; \dots ; p_n, S_n]) = \sum_i p_i U(S_i)$$

- Ou seja os valores atribuídos por  $U$  preservam as preferências de prêmios e loterias!
- Princípio da máxima utilidade esperada (MUE):
  - Escolha a ação que maximiza a utilidade esperada
  - Nota: um agente pode ser totalmente racional (consistente com MUE) sem nunca representar ou manipular utilidades e probabilidades
  - Por exemplo, uma tabela de pesquisa para jogo da velha perfeito; um aspirador de pó reflexivo



# Utilidades Humanas

---



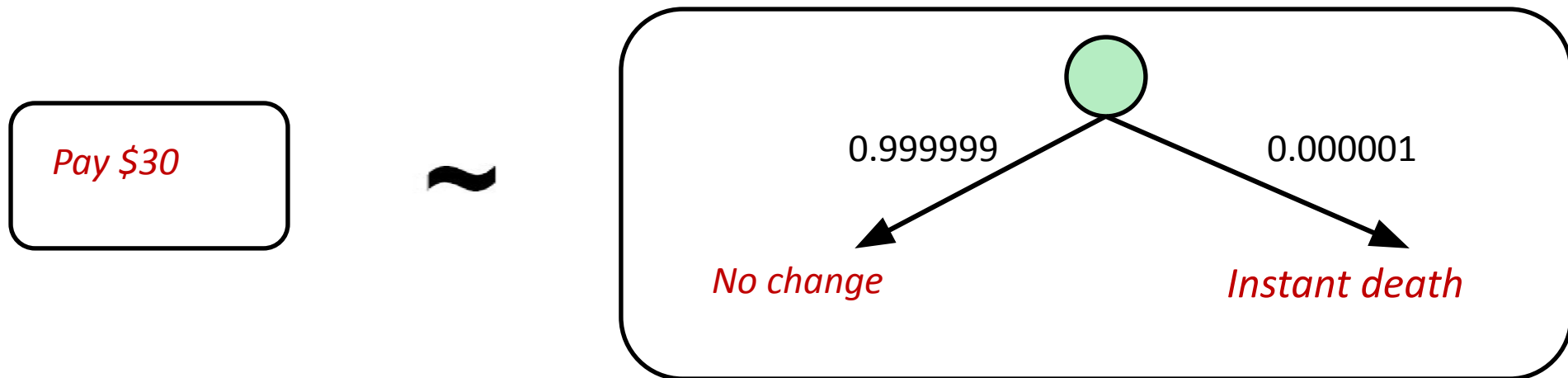
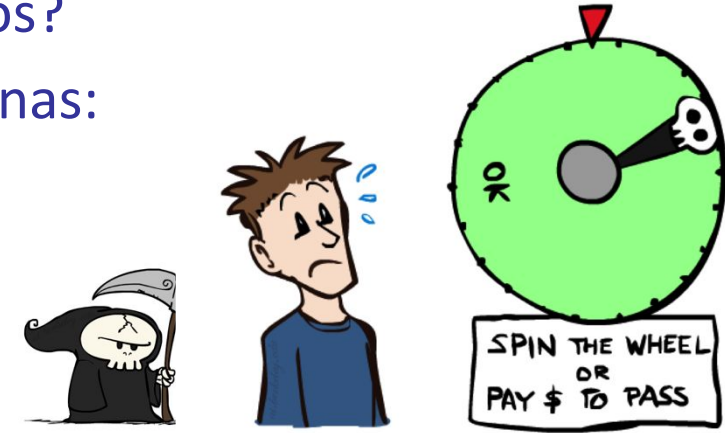
# Escalas de Utilidade

- **Utilidades normalizadas:**  $u_+ = 1.0$ ,  $u_- = 0.0$
- **Micromortes:** chance de um milionésimo de morte, útil para pagar para reduzir os riscos do produto, etc.
- **QALYs:** anos de vida ajustados pela qualidade, úteis para decisões médicas envolvendo risco substancial



# Utilidades Humanas

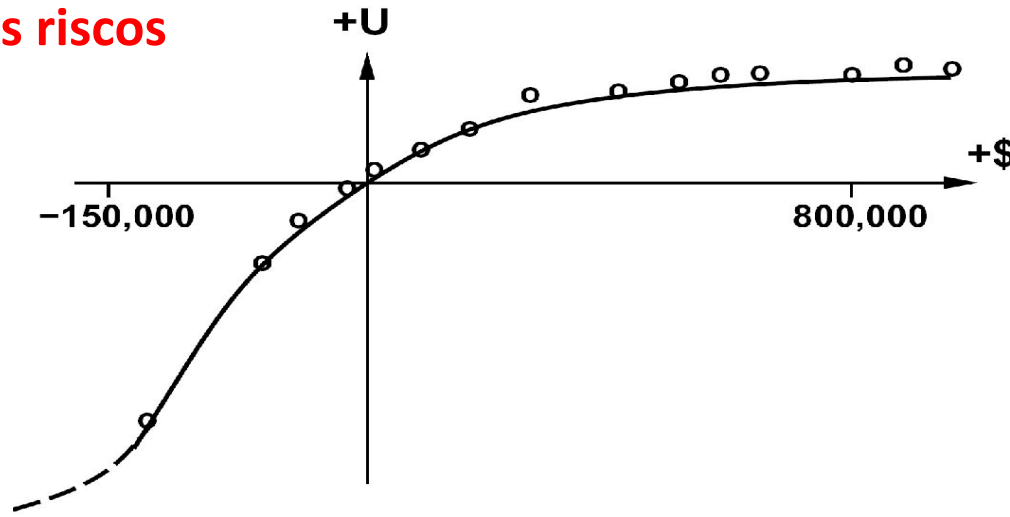
- Os utilitários mapeiam estados para números reais. Quais números?
- Abordagem padrão para avaliação (elicitação) de utilidades humanas:
  - Compare um prêmio A com uma **loteria padrão**  $L_p$  entre:
    - “Melhor prêmio possível”  $u_+$  com probabilidade  $p$
    - “Pior catástrofe possível”  $u_-$  com probabilidade  $1-p$
  - Ajuste a probabilidade da loteria  $p$  até a indiferença:  $A \sim L_p$
  - O  $p$  resultante é um utilidade em  $[0,1]$





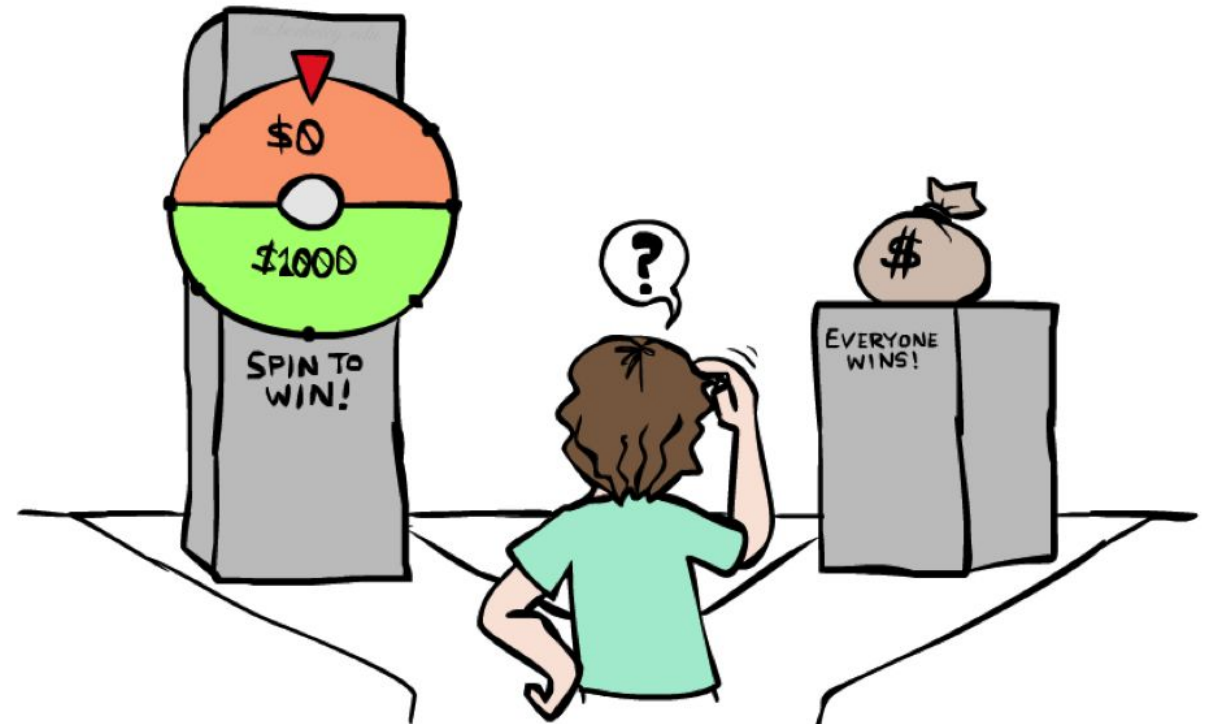
# Dinheiro

- O dinheiro **não** se comporta como uma função de utilidade, mas podemos falar sobre a utilidade de ter dinheiro (ou estar em dívida)
- Dada a loteria  $L = [p, \$X; (1-p), \$Y]$ 
  - O **valor monetário esperado**  $EMV(L)$  is  $p \cdot X + (1-p) \cdot Y$
  - $U(L) = p \cdot U(\$X) + (1-p) \cdot U(\$Y)$
  - Tipicamente,  $U(L) < U(EMV(L))$
  - Nesse sentido, as pessoas são **avessas ao risco**
  - Quando estão afundadas em dívidas, as pessoas estão **propensas aos riscos**



# Exemplo: seguro

- Considere a loteria [0.5, \$1000; 0.5, \$0]
  - Qual é o **valor monetário esperado**? (\$500)
  - Qual é a sua **certeza equivalente**?
    - Valor monetário aceitável em vez de loteria
    - \$ 400 para a maioria das pessoas
- A diferença de \$ 100 é o prêmio do seguro
  - Existe uma indústria de seguros porque as pessoas pagam para reduzir seus riscos
  - Se todos fossem neutros ao risco, nenhum seguro seria necessário!
- É ganha-ganha: você prefere os \$ 400 e a seguradora prefere a loteria (sua curva de utilidade é plana e eles têm muitas loterias)



# Exemplo: Racionalidade Humana?

- Exemplo famoso de Allais (1953)

- A: [0.8, \$4k; 0.2, \$0]

- B: [1.0, \$3k; 0.0, \$0]

- C: [0.2, \$4k; 0.8, \$0]

- D: [0.25, \$3k; 0.75, \$0]



- A maioria das pessoas prefere  $B > A$ ,  $C > D$

- Porém se  $U(\$0) = 0$ , então

- $B > A \Rightarrow U(\$3k) > 0.8 U(\$4k)$

- $C > D \Rightarrow 0.8 U(\$4k) > U(\$3k)$

