Reward is enough for social intelligence

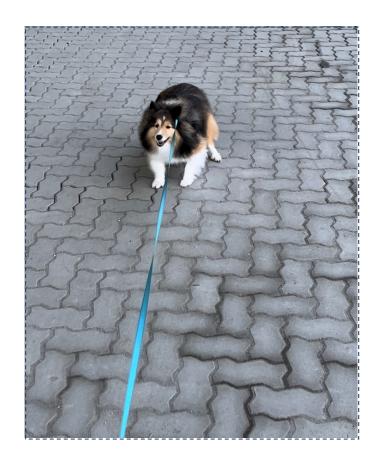
Gustavo Berger Michel José Moraes Vitor Calcete Marques

Como agentes tomam decisões?

No mundo tangível

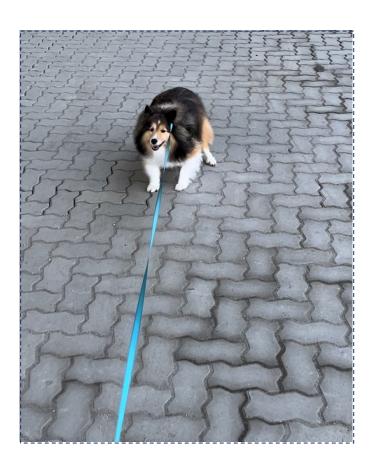
Como agentes tomam decisões?

No mundo tangível



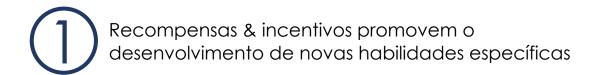
Como agentes tomam decisões?

No mundo tangível



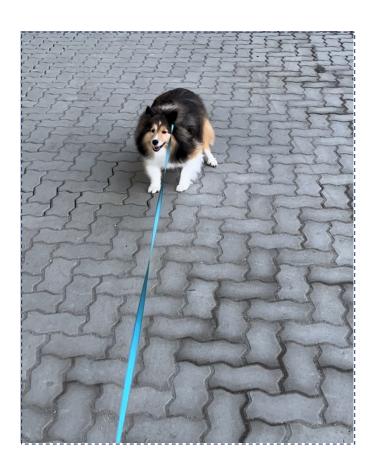
Sucesso medido por recompensas

Porque recompensas são suficientes para medir inteligência?



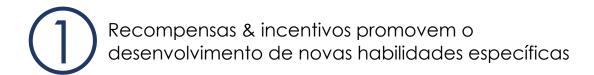
Como agentes tomam decisões?

No mundo tangível



Sucesso medido por recompensas

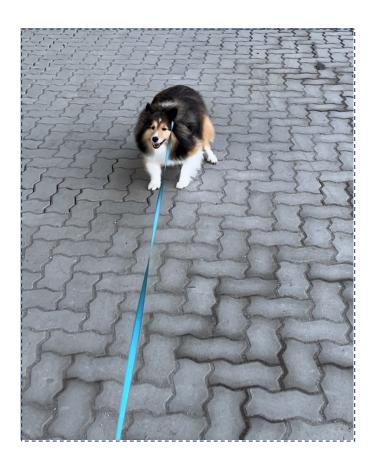
Porque recompensas são suficientes para medir inteligência?



Recompensas & incentivos desenvolvem o uso conjunto de diversas áreas cognitivas

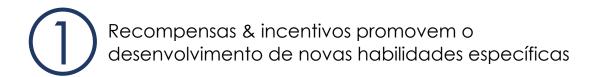
Como agentes tomam decisões?

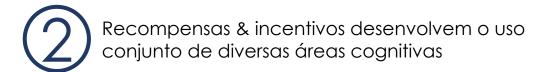
No mundo tangível



Sucesso medido por recompensas

Porque recompensas são suficientes para medir inteligência?



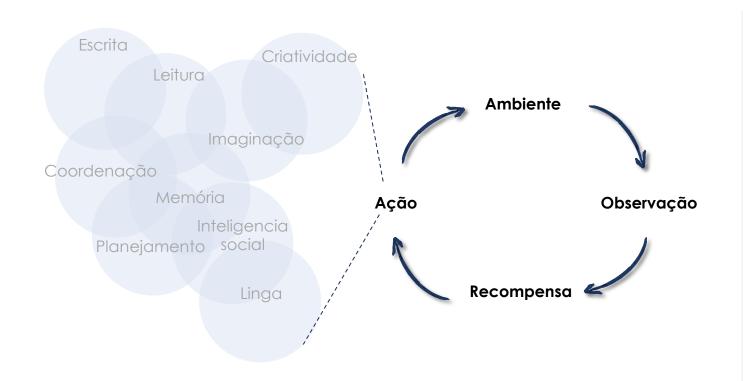


"intelligence is the computational part of the ability to achieve goals in the world" John McCarthy

Como funciona o cliclo de recompensas?

Grande conjunto de habilidades necessárias para a repetição de recompensas

Quais habilidades são necessárias para entender a maximização de recompensas?



- Promove um entendimento mais profundo do comportamento e inteligência;
- Habilidades são usadas para uma **meta** única (singular goal);
- Explica o porquê das habilidades surgirem, ao contrário de entender o que a habilidade faz; **Exemplo:**

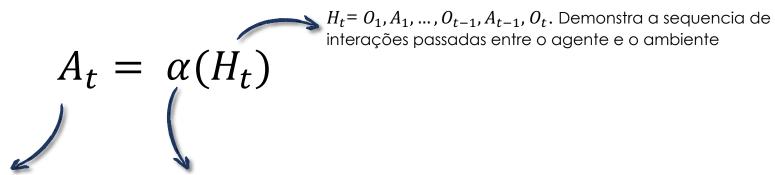
	Função	Motivo
Diferenciar jacarés de lagartos	Saber dizer qual animal é de cada espécie	Não morrer ao confundir lagartos com jacarés

Contexto e definições

A questão de Reinforcement learning - Agentes

Oque são Agentes?

Agentes são sistemas que recebem uma Observação O em um tempo t e retornam uma ação A. Entidade tomadora de decisões



 A_t é uma ação no sistema que depende do histórico do agente e de suas observações

 α simboliza o próprio agente – Assim como suas limitações

- Capacidade de processamento limitada;
- Quantidade de informações limitada;
- Tempo finito para processar as decisões;

Contexto e definições

A questão de Reinforcement learning - Ambientes

Oque são **Ambientes**?

Ambientes são sistemas que recebem uma ação A_t , em um tempo t, e respondem com uma nova obervação no tempo seguinte O_{t+1}

$$O_{t+1} = \varepsilon(H_t, A_{t,\eta_t})$$

 ${\it O}_{t+1}$ é a observação entregue ao agente no próximo instante de tempo

 ε simboliza a função do ambiente, que retorna uma observação com base em 3 fatores:

- \blacksquare H_t : O histórico de ações (impacto que essas causaram no ambiente)
- lacktriangle A_t : A última ação promovida pelo agente

Contexto e definições

A questão de Reinforcement learning – Contectando os conceitos

Como **Recompensas** ligam as duas pontas?

Recompensas auxiliam na representação de metas através de incentivos acumulados

$$A_t = \alpha(H_t) \qquad \qquad R_t \qquad \qquad O_{t+1} = \varepsilon(H_t, A_{t,\eta_t})$$

Recompensas são essenciais para promoverem feedbacks intermediários. Sem esses feedbacks, não é possível avançar no aprendizado

- Representação de recompensas e metas através de uma média ponderada de objetivos
- Representação de recompensas e metas através de interações com humanos (likes)

A importância de entender recompensas

Qual é o objetivo do autor com o artigo?

Porque recompensas são importantes para AI?

Hipótese:

"Intelligence, and its associated abilities, can be understood as subserving the maximisation of reward by an agent acting in its environment."

O que isso significa e principais impactos em Al:

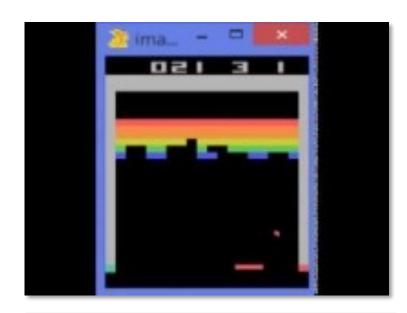
 Um bom agente maximizador de recompensas poderá desenvolver habilidades e comportamentos únicos, associados com inteligência (construindo um agente verdadeiramente inteligente)

A importância de entender recompensas

Atari 2600

Agente inteiramente inteligente

Incentivos e feedback intermediário são chave para o reinforcement learning



Assim como visto em aula, reinforcement learning aprende com tentativa e erro

- Começo de jogo sem estratégia definida
- 2 Tentativa e erro levam a estratégias mais inteligentes
- Encontra a estratégia vencedora, que maximiza as recompensas. Diversas ações são necessárias para isso:
 - Focar as jogadas em um dos cantos do tabuleiro
 - Perceber que a peça está em um bom posicionamento para abrir o "túnel"
 - Se movimentar até uma posição que o ângulo de incidência do projétil acerte o alvo desejado

Teoria dos jogos – Dilema do Prisioneiro

Dilema do Prisioneiro

Entendendo o exemplo clássico de teoria dos jogos

	Colaborar		Tra	nir
Colaborar	1 ano	1 ano	10 anos	Livre
Trair	Livre	10 anos	5 anos	5 anos

Aplicações práticas

Como dilemas do prisioneiro são aplicados na vida real?

Teoria dos jogos – Dilema do Prisioneiro

Dilema do Prisioneiro

Entendendo o exemplo clássico de teoria dos jogos

25	Cola	borar	Tra	air
Colaborar	1 ano	1 ano	10 anos	Livre
Trair	Livre	10 anos	5 anos	5 anos

Aplicações práticas

Como dilemas do prisioneiro são aplicados na vida real?



Teoria dos jogos – Dilema do Prisioneiro

Dilema do Prisioneiro

Entendendo o exemplo clássico de teoria dos jogos

	Cola	ıborar	Tra	air
Colaborar	1 ano	1 ano	10 anos	Livre
Trair	Livre	10 anos	5 anos	5 anos

Aplicações práticas

Como dilemas do prisioneiro são aplicados na vida real?



Teoria dos jogos – Equilíbrio de Nash

Exemplo: Escolhas de Jantar

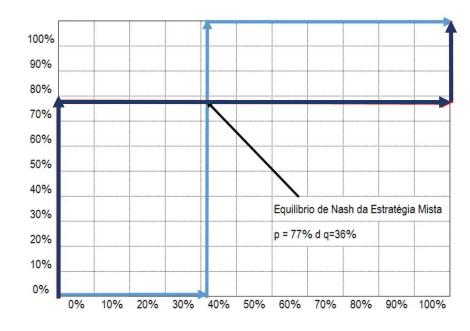
Ilustrando com mais um exemplo da vida real

	Carne	Peixe	
Carne	A e B vão juntos comer Carne	A vai sozinho comer peixe e B vai sozinho comer carne	
Peixe	A vai sozinho comer peixe e B vai sozinho comer carne	A e B vão juntos comer Peixe	

O equilíbrio de Nash representa uma situação em que, em um jogo envolvendo dois ou mais jogadores, nenhum jogador tem a ganhar mudando sua estratégia unilateralmente.

Equilíbrio de Nash

Solução para a teoria dos jogos



Quantificando níveis de felicidade para cada um dos resultados, é possível traçar a curva que otimiza a felicidade de ambos os participantes

Inteligência social

Qual é a melhor forma de tomada de decisões em situações sociais

Equilíbrio de Nash VS Reinforcement learning

Equilíbrio de Nash e teoria dos jogos

Maximização de recompensas

Otimização Zero-sum games



Garante o melhor resultado, assumindo o piores comportamento entre adversários



Utiliza os comportamentos suboptimal para encontrar soluções

Ambientes de aprendizado



Não é possível interagir corretamente com diversos agentes, encontrando um valor não único em general-sum games

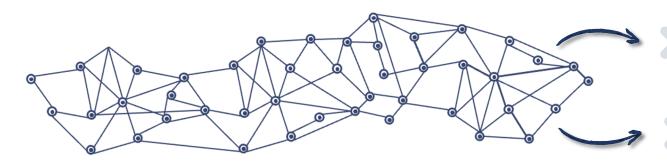


Agentes aprendem entre sí, tem um unico valor ótimo

A importância dos ambientes

Colaboração entre agentes

Porque reinforcement learning se torna bem sucedido em ambientes com diversos agentes?



Observação do comportamento de outros agentes no mesmo ambiente, cria um ciclo virtuoso de aprendizado pelo feedback alheio

O comportamento de cada um dos agentes, afetará o ambiente, que por sua vez, afetará os demais agentes, dessa forma, é necessário inteligência social para lidar com esse ambiente

Em um ambiente com diversos agentes, é necessário o desenvolvimento de inteligência social

Questionamento/ Críticas ao artigo

O ambiente inicial não era complexo e os agentes não eram inteligentes. Quem veio antes? Como acontece uma evolução dessa forma?

Conclusão

Questionamentos finais

Quais perguntas ainda precisam ser respondidas?

- Qual o melhor número de agentes em um ambiente? Qual é o melhor ambiente possível?
- Quais são as melhores estruturas e sistemas de recompensa?
- (3) O que mais além de maximização de recompensas poderia ser suficiente para inteligência?
- (4) Como minimizar as limitações de processamento dos agentes?

Q&A