

Space Invaders - IA

Ivan de Jesus Pereira Pinto

2020-02-13

Sumário

Resumo	5
1 Introdução	7
2 Metodologia	9
2.1 Neural Network	9
2.2 Monte Carlo 1-Step Planning	9
2.3 Reinforcement Learning	10
3 Aplicação	11
3.1 Instalação	11
3.2 Jogo	11
4 Considerações finais	13

Resumo



Neste relatório descrevemos as técnicas utilizadas nos agentes do jogo *space invaders*, além do processo de treinamento.

Capítulo 1

Introdução

Esse projeto visa o desenvolvimento de técnicas da área de Inteligência Artificial para o jogo de Space Invaders. Especificamente almeja-se a implementação de IAs para as naves inimigas. A maior parte da pesquisa nessa área se dá no desenvolvimento de Agentes que aprendem a jogar contra o ambiente, no estilo de um processo de decisão de Markov conforme ilustramos na Figura 1.1:

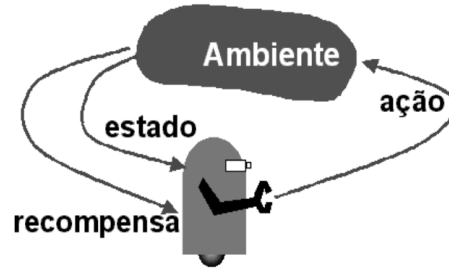


Figura 1.1: Processo de decisão de markov. [@faria1999explorando]

O SpaceInvaders aqui desenvolvido almeja no entanto políticas de controle para o ambiente, que seriam os inimigos. O jogador(humano) se torna o ambiente nesse caso. Para que fosse possível a implementação das técnicas de IA, foi necessário o desenvolvimento do jogo, de um simulador, e de um surrogate para o jogador. Os objetivos deste trabalho são listados a seguir:

1. Construção do jogo de Space Invaders eficiente em C.
2. Construção de um Forward Simulator
3. Desenvolvimento de um surrogate Player que substitua o humano em tempo de planning ou treino.
4. Implementação de Técnicas de IA (Planning e Aprendizado)

No capítulo 2 descrevemos as técnicas utilizadas neste trabalho, e no capítulo 3 descrevemos a implementação como um todo.

Capítulo 2

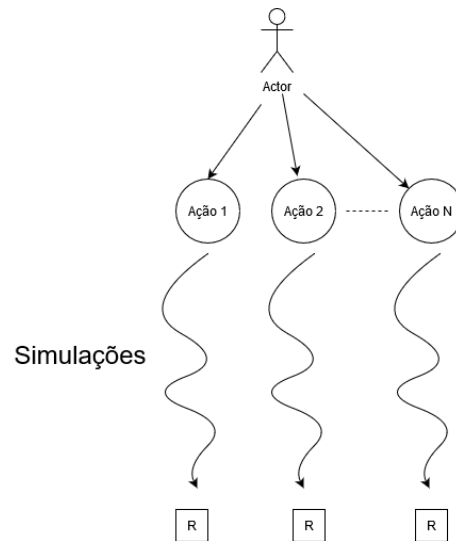
Metodologia

We describe our methods in this chapter.

2.1 Neural Network

2.2 Monte Carlo 1-Step Planning

Utiliza-se simulação monte carlo para se estimar o retorno esperado de cada ação possível no estado atual. Rollouts/playouts/partidas aleatórias são simuladas até certo passo estipulado. A recompensa acumulada até aquele passo é utilizada como estimativa do retorno esperado. Quanto mais simulações melhor, logo é importante a velocidade do simulador. O funcionamento é ilustrado na figura abaixo:



Por causa do enorme número de ações, esse método se torna menos eficiente. Melhorias possíveis são a utilização de métodos que selecionam subconjuntos de ações disponíveis. ## Monte Carlo Tree Search

2.3 Reinforcement Learning

Capítulo 3

Aplicação

Some *significant* applications are demonstrated in this chapter.

3.1 Instalação

Para instalar no Windows é necessário um compilador de c(gcc foi utilizado no desenvolvimento), e de python 3.6 de 32 bits. Utilizando o anaconda basta criar um ambiente como se segue: Colocar variável de ambiente: set CONDA_FORCE_32BIT=1

Criar ambiente: conda create -n py36_32 python=3.6 Ativar ambiente: conda activate py36_32 Instalar numpy e pygame: pip install numpy,pygame

As dependências do python devem ter sido satisfeitas. O programa com UI vai precisar chamar o jogo SpaceInvaders em C, para que possa funcionar. Temos que compilar o código em C com o comando a seguir, da pasta SpaceInvaders

```
gcc -Wall -fPIC -shared src/Space.c src/list.c src/genann.c -o src/Space.so
```

Se tudo tiver dado certo, o jogo deve funcionar. Basta utilizar python menu.py

3.2 Jogo

O Jogo Space invader foi desenvolvido em C de modo a ser o mais eficiente possível. Além disso, foram utilizadas estruturas de dados com menor complexidade, como por exemplo: 1. o uso de Matriz para representar o espaço do jogo, tendo $O(1)$ para checar se a nave do jogador ou dos oponentes receberam dados dos tiros. 2. $O(n)$ para mover os tiros, onde n é a quantidade de tiros ativos na tela, armazenados em uma lista. Tiros fora da tela são descartados Um forward simulator foi implementado para permitir que os agentes possam

fazer simulações, para planning e treinamento. Os comandos para jogar são os seguintes: direcionais movem a nave, e espaço atira.

Capítulo 4

Considerações finais

We have finished a nice book.