# Aprendizado por Reforço Adversarial para Geração Procedural de Conteúdo em Ambientes 2D

Marcelo Carlos da Fonseca Júnior Orientador: Luiz Fernando Nunes Curso: Engenharia de Software







#### Geração Procedural de Conteúdo:

- Do inglês Procedural Content Generation (PCG)
- É uma ferramenta para adicionar diversidade para um jogo
- Conteúdo gerado de forma semi-aleatória por um computador
- Geração de fases, níveis, inimigos, mapas, itens, missões e etc.
   para um jogo
- Estudos recentes utilizando ML e RL

- MinecraftGeração dos mapas
- Dead Cells
   Geração dos mapas, inimigos e itens
- Left 4 Dead 2
   Geração de inimigos e dificuldade dinâmica
- Borderlands
   Geração de armas e itens

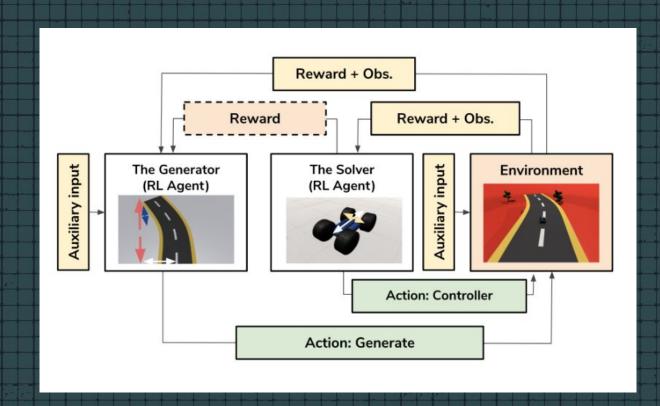




Aprendizado por Reforço Adversarial:

- Aprendizado por Reforço, do inglês Reinforcement Learning (RL)
- Técnica de Machine Learning que utiliza o método de tentativa e erro
- Não é necessário uma base de dados para ocorrer o aprendizado
- Adversarial implica na competição de dois Agentes RL
- Agente gerador e Agente Resolvedor

GISSLÉN, L. et al. Adversarial reinforcement learning for procedural content generation. In: IEEE. 2021 IEEE Conference on Games (CoG). [S.I.], 2021. p. 1–8. 4,16



Pontos positivos do Aprendizado por Reforço Adversarial:

- Ajuste Dinâmico da dificuldade
- Geração de fases equilibradas, ou fáceis, ou difíceis
- Agente resolvedor contendo Alta generalização

#### Definição do Problema

Tema: Aprendizado por Reforço Adversarial para Geração de Conteúdo Procedural em Ambientes 2D

Questão de Pesquisa:

- "Como o ARLPCG iria se comportar diante de um novo ambiente?"
- "Os resultados gerados pelo ARLPCG seriam superiores ou inferiores em um jogo 2D?"

Palavras-Chave: Aprendizado por Reforço, Adversarial, 2D, jogos, Geração Procedural de Conteúdo

#### Objetivos

O objetivo principal deste projeto de pesquisa é adaptar e implementar o método de Aprendizado por Reforço Adversarial para Geração de Conteúdo Procedural (ARLPCG) em ambientes de jogos 2D, estudando todo o processo necessário para uma adaptação 3D para 2D, analisando os pontos positivos e negativos dessa mudança. Além de comparar os resultados dessa pesquisa com outros métodos de Geração de Conteúdo Procedural e treinamentos de Agentes RL.



## Justificativa

- Ainda é um desafio desenvolver fases com balanceamento de dificuldade dinâmico
- O ARLPCG é uma técnica nova e pouco explorada e possui potencial de ser algo revolucionário no meio
- Jogos 2D em alta, possuindo cada vez mais relevância no mercado
- Ascensão de jogos "indies"

# Justificativa



Celeste (2018)



Dead Cells (2018)



Crypt of the Necrodancer (2015)



Hollow Knight (2017)

## Metodologia

 Adaptar este Algoritmo para gerar fases de clones de The Legend of Zelda e Super Mario Bros.





## Metodologia

#### Representação Tile-Based:

1	1	1	1	1	1	4	1	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1
1	0	0	1	0	0	5	0	0	1	0	0	1
1	0	0	1	0	0	0	0	0	1	0	0	1
1	2	0	0	0	1	1	1	0	0	0	7	1
1	0	0	1	0	0	0	0	0	1	0	0	1
1	0	0	1	0	0	6	0	0	1	3	0	1
1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

0 - Vazio 1 - Bloco 2 - Jogador 3 - Chave 4 - Porta

5 - Morcego 6 - Escorpião 7 - Aranha

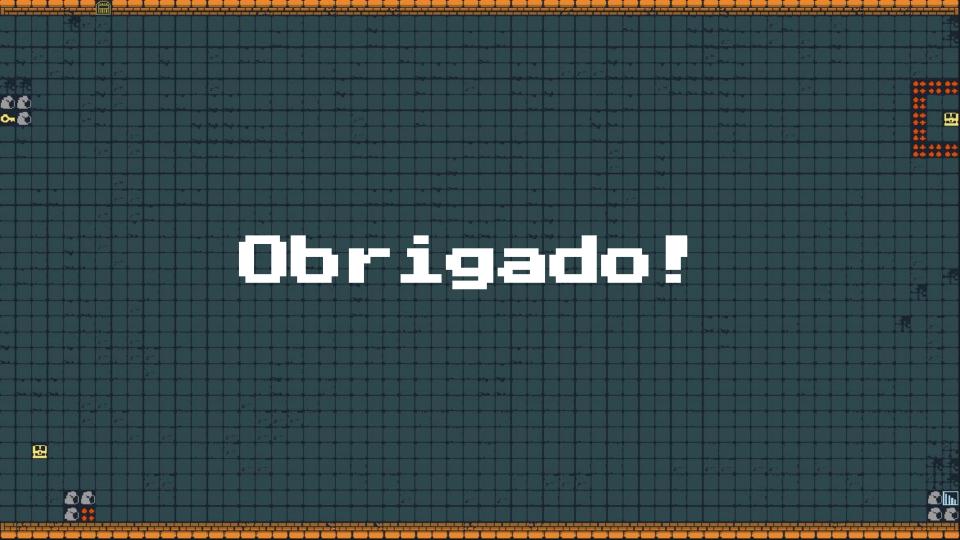


## Estado da Arte

- ARLPCG
- PCGRL
- PCGML

## Resultados Esperados

- Se espera criar um sistema que utiliza o Aprendizado por Reforço
   Adversarial para gerar fases em jogos 2D, se espera que as fases criadas
   tenham qualidade de design e possuam uma adaptação de dificuldade
   dinâmica.
- Além de treinar um agente resolvedor com alta generalização.



# Aprendizado por Reforço Adversarial para Geração Procedural de Conteúdo em Ambientes 2D

Marcelo Carlos da Fonseca Júnior

**Orientador: Luiz Fernando Nunes** 

Curso: Engenharia de Software