

Small Size League

- Uma das ligas mais antigas da RoboCup Soccer
- Focada em coordenação multi-agent em um ambiente altamente dinâmico
- Existem 3 categorias atualmente (A 11vs11, B 6x6 e Entry Level 3x3)
- Disputada nacional e internacionalmente
- Desenhada para impulsionar o estado da arte na robótica inteligente
- Livro de regras bem definido

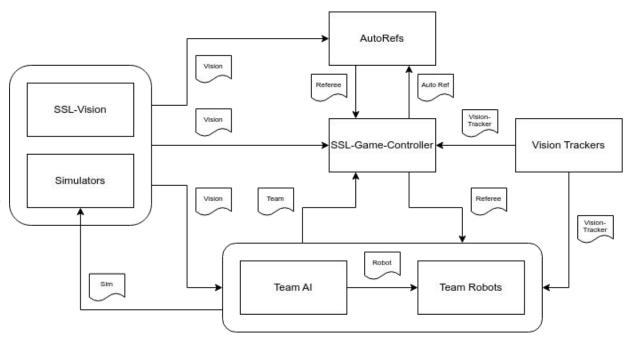


Quando foi fundada (em 1997) a missão original era atingir um nível de tecnologia tal que um time de SSL pudesse ganhar do time campeão da **Copa do Mundo** até 2050.

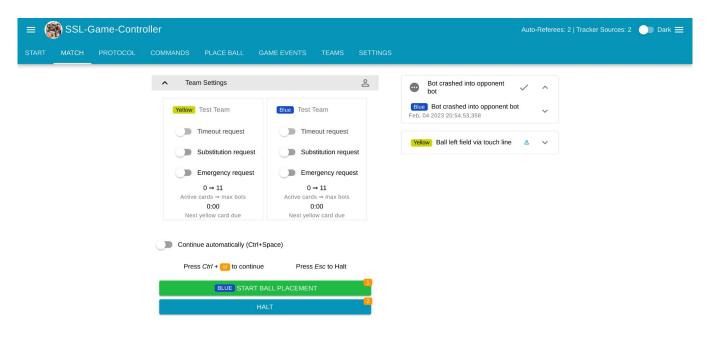
Nosso objetivo é competir no MUNDIAL de SSL

A categoria fornece um ecossistema de soluções integradas que somos obrigados a utilizar para competir

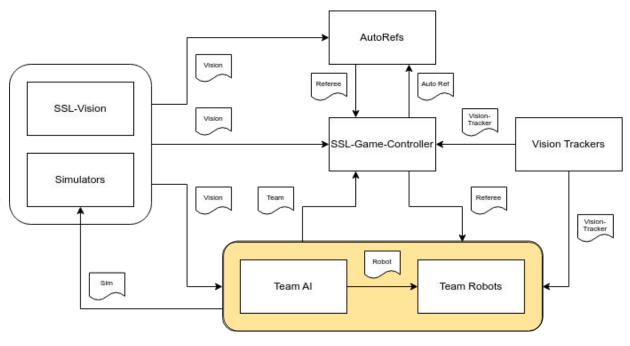
- 1. SSL Components
 - 1. SSL-Vision
 - 2. SSL-Game-Controller
 - 3. AutoRefs
 - 4. Simulators
 - 5. Vision Trackers
 - 6. Team Al
 - 7. Team Robots
- 2. Additional League Infrastructure
 - 1. SSL-Log-Tools
 - 2. SSL-Status-Board
 - 3. SSL-Vision-Client
 - 4. SSL-Simulation-Setup
 - 5. SSL-Setup
 - 6. SSL-Match-Stats
- 3. Standard Network Parameters
- 4. Protobuf Definitions



SSL-Game-Controller



- 1. SSL Components
 - 1. SSL-Vision
 - 2. SSL-Game-Controller
 - 3. AutoRefs
 - 4. Simulators
 - 5. Vision Trackers
 - 6. Team Al
 - 7. Team Robots
- 2. Additional League Infrastructure
 - 1. SSL-Log-Tools
 - 2. SSL-Status-Board
 - 3. SSL-Vision-Client
 - 4. SSL-Simulation-Setup
 - 5. SSL-Setup
 - 6. SSL-Match-Stats
- 3. Standard Network Parameters
- 4. Protobuf Definitions



SSL Software

Sumário

- 1. Software
- 2. Simulação
- 3. Visualização
- 4. Planejamento de Trajetórias
- 5. Comportamentos
- 6. Tomada de Decisão

Software

Responsável pela comunicação entre todos os módulos.

Utilizando o **ROS 2**, a comunicação entre os módulos é gerenciada pelos **nós**, proporcionando maior **modularidade** ao sistema. Isso torna o sistema **mais rápido e eficiente**, porém, como contrapartida, aumenta a **complexidade** da sua implementação.

Robot Operating System 2 (ROS2)

O que é o ROS 2 Humble?

O ROS 2 Humble Hawksbill é uma das versões LTS (Long-Term Support) do ROS 2, lançada em maio de 2022. Como uma versão LTS, ela recebe suporte e correções de bugs por um período mais longo (geralmente 5 anos), sendo ideal para aplicações de produção e projetos de longo prazo.

Robot Operating System 2 (ROS2)

Principais características do ROS 2 Humble:

Baseado no Ubuntu 22.04 LTS – Maior compatibilidade e estabilidade.

Melhorias de desempenho e tempo real – Ideal para robôs industriais e autônomos.

Aprimoramento no gerenciamento de pacotes e comunicação – Maior eficiência na troca de dados entre componentes do robô.

Suporte a middleware DDS – Melhor integração e segurança na comunicação distribuída.

Compatibilidade com versões anteriores – Facilita a migração de projetos do ROS 2 Foxy.

Funcionamento de Nós e Tópicos no ROS

Nós (Nodes)

Os **nós** são processos independentes que executam funções específicas.

 Exemplo: Um nó pode ler sensores, outro pode controlar motores.

Tópicos (Topics)

Os tópicos são canais de comunicação baseados no modelo publicador/assinante (publish/subscribe).

- Publicadores enviam mensagens para um tópico.
- Assinantes recebem mensagens desse tópico.

Funcionamento de Serviços e Parâmetros no ROS 2

Serviços (Services)

Os serviços permitem comunicação solicitação/resposta (request/response) entre nós.

 Diferente dos tópicos, onde a comunicação é contínua, um serviço só responde quando solicitado.

Parâmetros (Parameters)

Os **parâmetros** armazenam valores que configuram o comportamento dos nós.

 São usados para definir configurações sem precisar alterar o código.

Funcionamento de Ações no ROS 2

Ações (Actions)

As **ações** permitem executar tarefas que **demoram um tempo** para serem concluídas.

- Diferente dos serviços, as ações permitem feedback contínuo durante a execução.
- Exemplo: Um nó "braço robótico" pode executar a ação
 "mover_para_posição", enviando atualizações até finalizar o movimento.

| Mecanismo | Modelo | Uso |
|------------|---------------------------|--|
| Tópicos | Publicador/Assinante | Enviar dados contínuos |
| Serviços | Solicitação/Resposta | Pedidos rápidos com retorno imediato |
| Parâmetros | Configuração | Ajustar valores sem alterar o código |
| Ações | Solicitação + Feedback | Tarefas demoradas com progresso contínuo |

Simulação

A simulação é um ambiente virtual que recebe os mesmos comandos que os robôs físicos recebem.

Utilizamos o **grSim**, mesmo software utilizado pela Robocup-SSL.

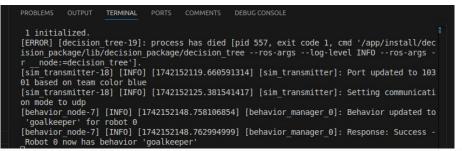
Os comandos são gerados são similares aos gerados pelo SSL-Vision e são transmitidos usando o Google Protobuf.



Visualização

Até então, o meio que utilizamos para a visualização foi o visualizador da própria organização do torneio.

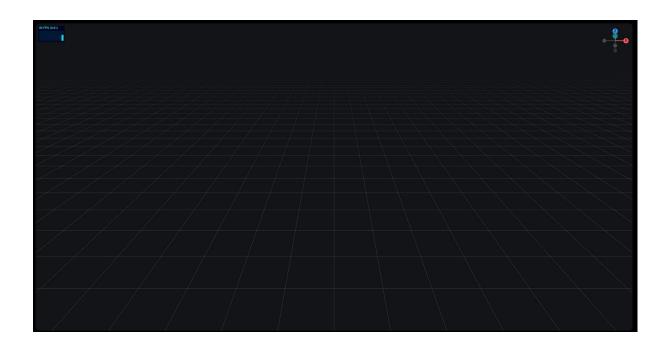
Entretanto, descobrimos que isso foi uma brecha que o Castro encontrou no sistema deles, e pretendemos ter nosso próprio visualizador para este ano.





Visualização

Este aqui é o visualizador da Robocin, quando não recebe nada da visão.



Visualização

Este aqui é o visualizador da Robocin, quando recebe as informações da visão usando o software da Robocin.

Nosso objetivo é conseguir usar nosso software para enviar estas informações e utilizar o visualizador.



Planejamento de Trajetórias

Script responsável por encontrar a trajetória entre dois pontos, evitando obstáculos.

- A*
- RRT / RRT*
- BangBang (Otimização de Controle)

A*

- Utilizado para encontrar o caminho ótimo entre dois pontos.
- Mais eficiente do que busca em profundidade ou largura, considerando o uso de uma boa heurística.
- Custoso em complexidade de tempo de execução

Rapid-Exploring Random Tree (RRT)

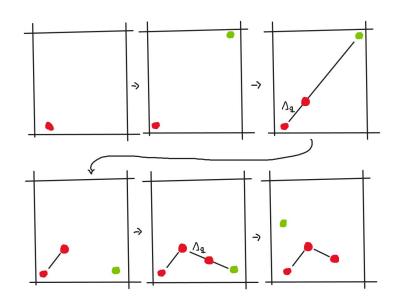
Utiliza uma abordagem baseada em amostras para encontrar um caminho entre dois pontos de forma rápida.

Dificilmente vai encontrar um caminho ótimo, mas é muito eficiente.

Rapid-Exploring Random Tree (RRT)

Algorithm BuildRRT

```
Input: Initial configuration q_{init}, number of vertices in RRT K,
incremental distance \Delta q
    Output: RRT graph G
     G.init(q_{init})
    for k = 1 to K do
          q_{rand} = RAND_CONF()
          q_{mear} = NEAREST_VERTEX( q_{rand}, G)
          q_{new} = NEW\_CONF (q_{near}, q_{rand}, \Delta q)
         G.add\_vertex(q_{new})
         G.add\_edge(q_{near}, q_{new})
       return G
```



Rapid-Exploring Random Tree (RRT)

```
Algorithm BuildRRT
```

```
Input: Initial configuration q_{init}, number of vertices in RRT K,
incremental distance \Delta q
    Output: RRT graph G
    G.init(q_{init})
    for k = 1 to K do
         q_{rand} = RAND_CONF()
         q_{near} = NEAREST_VERTEX(q_{rand}, G)
         q_{new} = NEW\_CONF (q_{near}, q_{rand}, \Delta q)
         G.add vertex(q_{nov})
         G.add\_edge(q_{near}, q_{new})
       return G
```

RRT*

Igual ao RRT, porém a cada vértice adicionado, verifica se há um caminho ótimo até a origem

- Otimiza os caminhos criados anteriormente ao longo da execução
- Possui uma complexidade de tempo maior que o RRT devido às revisões dos caminhos já existentes

Comportamentos

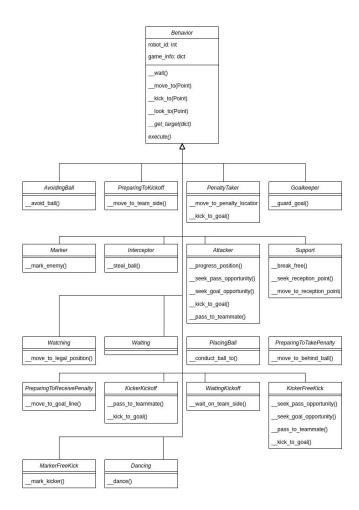
Comportamentos genéricos como atacante, goleiro, marcador, etc.

A idéia era evitar troca de comportamentos dentro de um mesmo estado para tornar a implementação mais simples.

Esse ano queremos, além dos comportamentos genéricos, comportamentos mais específicos que sejam trocados dentro de um mesmo estado. A idéia é que isso possibilite estratégias mais complexas e pontuais como formação de barreira.

Rule-Based System (RBS)

Todos os comportamentos descendem de uma classe com as funções básicas de um agente. Essas funções básicas são utilizadas para implementar os comportamentos mais complexos.



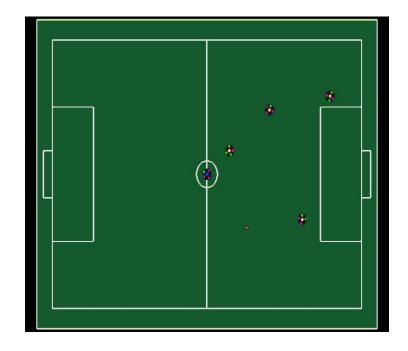
Alguns Métodos de Treinamento de Comportamento

- Proximal Policy Optimization (PPO)
- Soft Actor-Critic (SAC)
- Graph Neural Networks (GNNs)

Ambiente de Treinamento

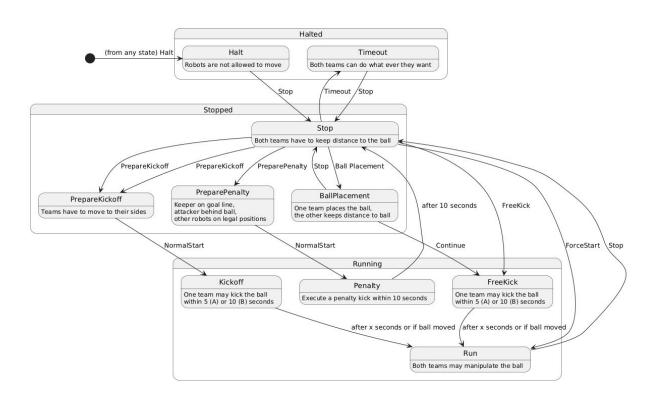
O rSoccer é uma implementação da Robocin em cima da biblioteca gymnasium. Ela adiciona alguns ambientes de treino do SSL.

Esse ano queremos criar mais ambientes de treino para treinar algumas skills básicas e quem sabe até skills mais complexas.



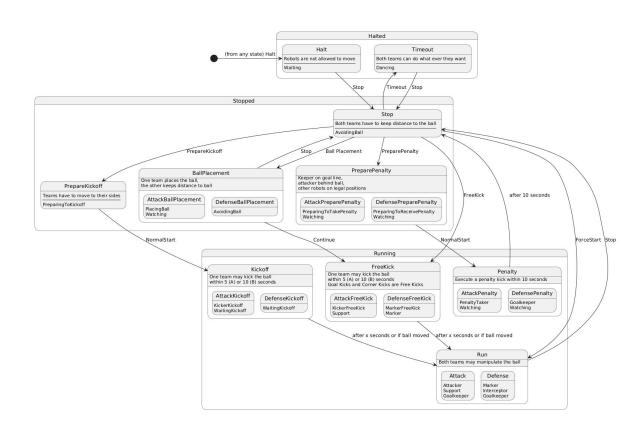
Tomada de Decisão

Estados fornecidos pelo próprio evento



Decision Tree

Comportamentos utilizados em cada estado



Outros Métodos de Tomada de Decisão

- Multi-Agent Reinforcement Learning (MARL)
- Hierarchical RL (HRL)

Case-Based Reasoning (CBR)

Método baseado em armazenar vários casos diferentes. Dada uma situação no presente, o modelo recupera um caso parecido que já tenha vivenciado e aplica a mesma solução adaptada ao presente.

4 R's do CBR:

- Retrieve
- Reuse
- Revise
- Retain

Mixture of Experts

- Treina vários modelos especialistas em coisas diferentes
- Treina uma Gating Network que escolhe quais modelos serão ativados para resolver o problema