## Relatório Parcial

Estudo sobre métodos de deslocamento de enxames de robôs considerando uma tarefa de transporte de objetos

 $\begin{array}{c} {\rm Processo:~2016/25463\text{-}1} \\ {\rm Modalidade -~Categoria:~Iniciação~Científica -~IC} \end{array}$ 

Vigência: 01/04/2017 a 31/03/2018 Período referente: 01/04/2017 a 10/09/2017

Setembro de 2017 ICMC - Instituto de Ciências Matemáticas e de Computação USP - São Carlos

Orientadora: Profa. Dra. Roseli Aparecida Francelin Romero Bolsista: Bruna Yukari Fujii Yoshida

Roseli Op. Francelin Somero

Bruna Yukari Fujii Yoshida

#### 1 Resumo

Enxames de robôs são sistemas multirrobóticos inspirados em comportamentos de determinados grupos de animais. A robótica de enxames visa a criação de comportamentos coletivos flexíveis, robustos e descentralizados para a coordenação de grandes quantidades de robôs. Este trabalho tem como objetivo estudar o comportamento de um grupo de robôs na tarefa de deslocamento de objetos, de acordo com o ambiente ao seu redor, aplicando métodos que auxiliem a execução da tarefa. Será analisado um único método de deslocamento de objetos, a convecção granular, combinado com os métodos de deslocamento e cobertura de área. Para a realização do projeto, a aluna estudou estratégias de movimentação baseadas na técnica de Campos Potenciais, Diagrama Centroidal de Voronoi, e métodos de transporte de objetos. A implementação foi feita em python, na interface da biblioteca PyGame.

Uma equipe de robôs relativamente simples pode ter desempenho muito mais alto que um único robô de complexidade alta; eles podem carregar objetos muito mais pesados do que seu próprio peso e entrar em lugares de difícil acesso. As áreas de aplicação vão de uso militar em guerra até assistência em tarefas cotidianas como carregar objetos em terreno desnivelado.

Com o crescimento da robótica de enxames, sistemas multirrobóticos em que robôs fisicamente simples interagem entre si produzindo comportamentos emergentes sem a necessidade de um controle central[1], surgem problemas quanto a controlar tais robôs. Grandes enxames de robôs com alta capacidade em realizar tarefas podem exibir comportamentos complexos com capacidade de escapar ao entendimento e controle humano. Assim, pode-se observar a relevância dos estudos sobre enxames que representam parte do futuro da robótica, com prioridade em analisar o desempenho dos robôs aplicando-se diferentes métodos de controle.

Neste trabalho, é estudado e analisado o desempenho de enxames de robôs para a tarefa de transporte de objetos, em que cada robô pode empurrar um objeto até um local desejado, considerando tanto o ambiente quanto a posição do objeto desconhecidos.

O transporte de objetos é uma tarefa fundamental e recorrente na robótica. Utilizando vários robôs, tem-se a vantagem de baixo custo de produção em comparação com a construção de um único robô mais complexo. O foco é estudar sistemas multi-robóticos em que o agente tem requisitos mínimos de sensoriamento e de de comunicação, e consiga manipular objetos somente empurrando-os. Atualmente, a tarefa nesta escala é realizada aplicando-se campos externos, como campos magnéticos ou manipulação por micro-pinças e cercando um objeto com um enxame de agentes. Neste trabalho, é utilizado o método de deslocamento por Convecção Granular, que é baseado no Brazil Nut Effect, porém ao invés de atuar por gravidade ou forças externas, a convecção granular é feita por robôs autopropulsionados, que podem ser guiados pela aplicação de um campo externo[2].

# 2 Objetivos Propostos

Neste trabalho, temos um objetivo principal, que está dividido nas etapas da tarefa proposta, que é a localização e transporte de um objeto que pode ser identificado pelos robôs em um ambiente desconhecido.

Será implementado o método de transporte por convecção granular atuando juntamente com métodos de deslocamento e percorrimento de área, avaliando o desempenho em cada etapa:

- Teste do acréscimo de métodos de cobertura de área na estratégia de convecção granular. Será testada a hipótese de que o espalhamento estimulado irá agilizar o transporte do objeto se considerado que este é feito a partir da aplicação de forças repulsivas por cada robô. Os métodos a serem testados são o SLACS e campos potenciais.
- Teste do acréscimo de métodos de deslocamento à convecção granular. Será testado a hipótese
  de que o método de locomoção irá melhorar o deslocamento dos robôs que se locomoverão
  mais coerentemente comparado à simples aplicação de forças repulsivas entre eles. O método
  a ser testado é o de navegação proxêmica.
- Teste do acréscimo de métodos de locomoção combinados com cobertura de área.

## 3 Metodologia

O projeto foi simulado na biblioteca multimídia para python PyGame [3], utilizando uma interface gráfica amigável ao usuário com controle por mouse e setas do teclado. A interface foi inspirada na aplicação de Becker et al.[4], que fizeram jogos de controle de enxames para realizar tarefas para navegador analisando os dados fornecidos em cada jogo realizado para entender melhor o comportamento de enxames.

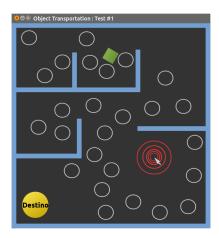


Figura 1: Modelo de aplicação do Projeto

Simulando um enxame de robôs descentralizado atuando em um ambiente virtual, os robôs autonomamente realizam a tarefa designada. Cada um destes robôs tem seu próprio raio de comunicação e de sensoriamento.

A tarefa que o enxame deve cumprir é a de e transporte de objetos passivos. Este transporte irá envolver o algoritmo de convecção granular: quando o objeto for encontrado, o agente irá informar os agentes em seu raio de comunicação para que, juntos, tentem mover o objeto através da convecção granular. O objeto será empurrado a partir da aplicação de forças repulsivas cuja intensidade aumentará com a proximidade de cada robô.

Será feita a comparação do método original com a adição de três regras diferentes: Regra de cobertura de área do *SLACS*; Regra de deslocamento por campos potenciais; Regra de navegação em grupo coerente com multiagentes recíprocos e comportamento de proximidade.

Para podermos mesclar os métodos, tendo em vista que todos funcionam colocando uma força ou velocidade para o agente se mover na direção desejada, as velocidades resultantes de cada método, considerando a direção, serão multiplicadas por constantes diferentes e depois somadas.

Para sabermos o desempenho de cada algoritmo, será feita a comparação considerando as seguintes métricas: duração da realização das tarefas (localizar e transportar), número de colisões entre agentes durante a navegação, número de agentes e tamanho diametral dos agentes e raio de comunicação.

A convecção granular é feita aplicando uma força repulsiva externa à posição de destino desejado do objeto e uma força aleatória. Os robôs ocupam as demais regiões do ambiente e, por consequência, empurram o objeto para a região desejada. Cada robô se move seguindo as regras da Equação 1.

$$m\frac{d\vec{v}_i}{dt} = \alpha \vec{F}_1(p) + \beta \vec{F}_2 - \gamma \vec{v}_i \tag{1}$$

Os valores m,  $v_i$  são respectivamente, a massa e velocidade do i-ésimo robô.  $\vec{F}_1(p)$  é o vetor unitário e sua orientação muda aleatoriamente no raio de  $(-\pi,\pi)$  de acordo com a probabilidade p.  $\vec{F}_2$  é o vetor unitário de repulsão ao destino. Ele é calculado pela Equação 2.

$$\vec{F}_2 = \frac{\vec{r}_i - \vec{r}_d}{\|\vec{r}_i - \vec{r}_d\|} \tag{2}$$

Os valores  $\vec{r_i}$  e  $\vec{r_d}$  são as posições do i-ésimo robô e do destino respectivamente. Para simplificar, é simulado a fricção pelo termo  $\gamma$  (força de resistividade).

Para aplicar a metodologia de Campos Potenciais foi utilizado o tratamento vetorial abordado por Khatib no apêndice I .

Considerando uma aresta l de vértices  $m_1(x_1, y_1)$  e  $m_2(x_2, y_2)$ , um ponto m(x, y) da aresta é descrito pelas equações paramétricas:

$$\begin{aligned}
 x &= x_1 + \lambda(x_2 - x_1) \\
 y &= y_1 + \lambda(y_2 - y_1)
 \end{aligned}
 \tag{3}$$

O ponto m da linha mais próximo ao vértice v é dado pela Equação 4. O valor de m é igual a  $m_1$  se  $\lambda \leq 0$  e é igual a  $m_2$  se  $\lambda \geqslant 1$ ; caso contrário, é dado pela Equação 3. A menor distância é dada pela Equação 5.

$$\lambda = \frac{(vm_1) \cdot (vm_2)}{l^2} \tag{4}$$

$$\rho = \begin{cases}
\left[\rho_1^2 - \lambda^2 l^2\right]^{\frac{1}{2}}, & if \quad 0 \le \lambda \le 1, \\
\rho_1, & if \quad \lambda < 0, \\
\rho_2, & if \quad \lambda > 1,
\end{cases}$$
(5)

Para calcular as forças de repulsão com as paredes do labirinto, foi utilizada uma força de repulsão dos quatro lados de cada parede do labirinto, em que cada parede é representada por um retângulo, com um raio de ação pré-determinado. Assim, cada parede é um retângulo e cada robô checa se está no raio de ação deste retângulo, utilizando a menor distância da aresta mais próxima ao robô pelas equações vetoriais acima para poder calcular a força de repulsão com este ponto. O Algoritmo 1 demonstra o funcionamento do método.

#### Algoritmo 1 : Cálculo das forças de repulsão do labirinto

**Entrada**: Número de robôs m, posição dos robôs pos(x,y) alcance máximo dos robôs R, vetor de paredes que compõem o labirinto ret 1...n

```
1: para i=1...m faça

2: para j=1...n faça

3: se pos i(x,y) está dentro do raio R do retj faça

4: Cálculo da menor distância entre o robô e a parede pela equação 5

4: Cálculo da força de repulsão F = k/\rho^2

5: fim para

9: fim para

10:retorna ConjuntoDeForças Fi^*j, i=1...m, j=1...s
```

O método SLACS é feito colhendo as amostras de distância por meio do Algoritmo 2. Depois o robô identifica seus vizinhos mais próximos dentro do raio de comunicação e obter suas amostras. Amostras que estão mais próximas do vizinho do robô são descartadas e as remanescentes são utilizadas para obter a posição do Centróide CTr (Equação 6) para onde o agente deverá se mover. Se não houver vizinho disponível, o robô utiliza somente suas amostras. Na geração de amostras, também é considerada a presença de obstáculos, amostras não são geradas pra além da medida de distância.

#### Algoritmo 2: Processo de geração de amostras do SLACS

**Entrada**: Número de feixes de um sensor acoplado em um robô m, alcance máximo dos feixes RD, número máximo de amostras que podem ser geradas em uma direção s, medidas de distância dos feixes sri i=1...m, ângulo relativo de dispersão do feixe em relação à frente do robô  $a_i$  i=1...m.

```
    for i=1...m faça
    j = 1;
    Intervalo = RD/s;
    enquanto Intervalo != sri faça
    Si*j = [cos(ai)*Intervalo, sen(ai)*Intervalo];
    Intervalo := Intervalo + RD/s;
    j = j + 1;
    fim enquanto
    fim para
    retorna ConjuntoDeAmostras Si*j, i=1...m, j=1...s
```

$$CTr = \frac{\sum_{i=1}^{s} Si}{s} \tag{6}$$

### 4 Testes e discussão

Foram realizadas as seguintes atividades no período de Abril à Setembro de 2017, visando atingir os objetivos propostos:

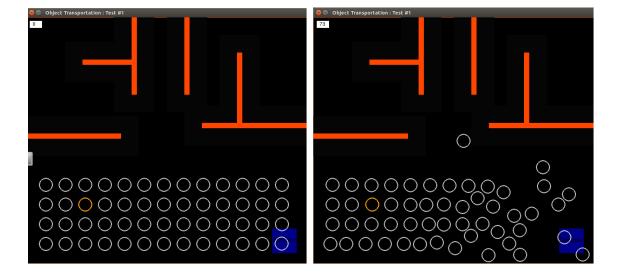
#### 4.1 Implementação das estratégias de deslocamento dos robôs

Foi implementado a parte física de repulsão e colisão com os objetos e paredes. Houve dificuldades para implementação por se tratar repulsão a objetos retangulares e não a pontos. Para fazer o tratamento da repulsão com as paredes do labirinto foi considerado a repulsão ao lado mais próximo de cada parede, pelo tratamento vetorial feito por Khatib [5] foi calculado a menor distância do robô a aresta mais próxima do retângulo e a partir daí calcular a força ponto a ponto. Desta forma foi aplicado a teoria de Campos Potenciais.

#### 4.2 Realização de experimentos das técnicas de deslocamento

Para verificar se as estratégias desenvolvidas de fato realizam a tarefa de deslocamento e percorrimento de área dada e medir o desempenho, devem realizados diversos testes entre as estratégias, a estratégia de Campos Potenciais, sem a aplicação da tarefa de transporte de objetos, a estratégia de SLACS e a estratégia de Comportamento de Proximidade de grupo, para conseguir se deslocar rapidamente e evitar ficar preso em cantos.

Até o momento, foi implementada a estratégia de campos potenciais com convecção granular, aplicando nos robôs forças repulsivas a partir dos obstáculos e da posição destino, resultado foi observado na Figura 2. Também foi implementada o método de percorrimento de área SLACS



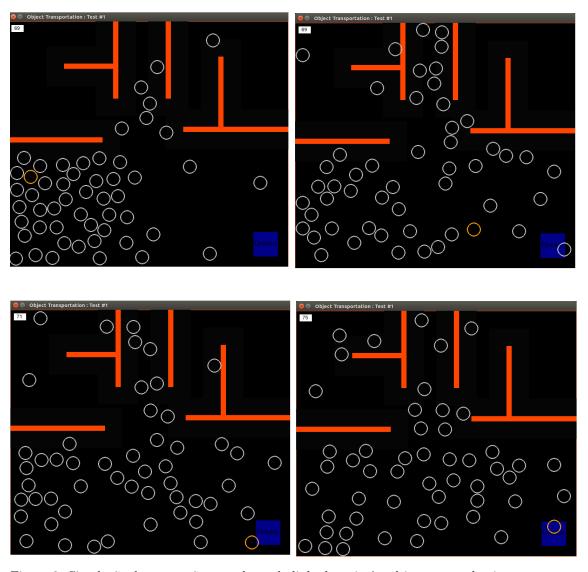


Figura 2: Simulação da convecção granular: a bolinha laranja é o objeto que se deseja transportar.

A simulação foi feita com 51 robôs e um objeto de mesmo diâmetro, considerando a distribuição inicial mostrada da Figura 2. Fazendo dez testes nesta configuração, o tempo médio de transporte do objeto foi de 236 segundos com 7589 colisões entre robôs e 1400 colisões com as paredes. O alto tempo do transporte deve-se ao fato da convecção granular ser um método de transporte indireto e a distribuição dos robôs não ser favorável a condução do objeto, pois há mais robôs a direita do objeto que tenderam a empurrá-lo para esquerda para se afastarem do destino. Também deve ser considerado a influência das constantes de das forças e do raio de visão dos robôs. Quanto maior a repulsão ao destino mais rápido os robôs se afastarão do destino, quanto maior o raio de visão do robô ele tenderá a ficar mais distantes de outros robôs e obstáculos, outro fato interessante é que quanto maior a forca aleatória da convecção granular mais rápido é realizado o transporte. O número e tamanho dos agentes também é outro fator que afeta o desempenho, quanto maior o número de robôs mais efetivo é a convecção granular. O número de colisões que depende dos dois fatores citados anteriormente tem consequência direta no transporte uma vez que cada colisão causa o robô se locomover na direção oposta a anterior, atrapalhando a sua locomoção. Com a adição do método SLACS tivemos um espalhamento mais rápido, resultando em menor tempo médio de transporte: 78 segundos, com 2848 colisões entre robôs e 490 colisões com as paredes.

## 5 Conclusão

A partir dos testes realizados foi observado o funcionamento das forças de repulsão de campos potenciais e a convecção granular, com isso, o objeto foi se deslocando ao destino enquanto os outros agentes se espalharam pelo campo. Também foi observado o funcionamento do método de cobertura de área SLACS e sua influência na convecção granular.

Seria ideal testar posicionamentos diferentes do objeto (mais próximo do destino, mais longe do destino e em posição aleatória) e dos robôs para verificar o desempenho em todos os casos. Assim como fazer o ajuste das constantes das forças e dos raios de atuação para optimização da tarefa e implementar métodos de guardar o caminho do objeto até ser completa a tarefa. Ainda não foi possível implementar o método de navegação em grupo coerente com multiagentes recíprocos e comportamento de proximidade. Tais testes e implementações ficarão pra trabalhos futuros.

O aluno também adquiriu conhecimentos sobre a linguagem de programação python e a biblioteca PyGame para a execução do projeto. Assim como compreendeu o funcionamento dos métodos de implementação das estratégias estudadas.

A realização desta pesquisa também possibilitou a reflexão sobre o estado da arte em robótica de enxames e sobre as possibilidades de união de diferentes métodos de deslocamento para obtenção de melhores resultados.

Por fim, é importante agradecer a FAPESP pelo suporte dado para a realização da pesquisa a qual desenvolveu e motivou o aluno.

## Referências

- [1] Erol Şahin. Swarm robotics: From sources of inspiration to domains of application. In *Swarm robotics*, pages 10–20. Springer, 2004.
- [2] Ken Sugawara, Nikolaus Correll, and Dustin Reishus. Object transportation by granular convection using swarm robots. In *Distributed autonomous robotic systems*, pages 135–147. Springer, 2014.
- [3] Will McGugan. Beginning game development with Python and Pygame: from novice to professional. Apress, 2007.
- [4] Aaron Becker, Chris Ertel, and James McLurkin. Crowdsourcing swarm manipulation experiments: A massive online user study with large swarms of simple robots. In *Robotics and Automation (ICRA)*, *International Conference on.* IEEE, 2014.
- [5] Oussama Khatib. Real-time obstacle avoidance for manipulators and mobile robots. The international journal of robotics research, 1986.

São Carlos, 19 de setembro de 2017.