



## Robôs Móveis Autônomos

# Projeto de Implementação

## Planejamento de trajetória

**Prof. Dr. Kelen Teixeira Vivaldini**

*Professor(es) Responsável(is)*

### *Integrantes do Grupo*

VILSON BUENO DA SILVA JUNIOR

RA: 769803

JOÃO CARLOS TONON CAMPI

RA: 769723

23 de março de 2022

---

## Sumário

<b>1. Introdução</b>	<b>4</b>
1.1. Objetivo . . . . .	4
1.2. Ambiente e plataformas: . . . . .	4
<b>2. Mapeamento</b>	<b>5</b>
2.1. Técnica . . . . .	5
2.2. Obtenção do mapa: . . . . .	6
<b>3. Processamento de imagem</b>	<b>6</b>
3.1. Dimensionamento . . . . .	6
3.2. Threshold (Segmentação) e Dilatação . . . . .	7
<b>4. Algoritmo de Trajetória</b>	<b>8</b>
4.1. Escolha do Algoritmo . . . . .	8
4.2. Algoritmo <i>Wavefront</i> . . . . .	8
4.3. Caminho gerado . . . . .	9
<b>5. Execução da trajetória</b>	<b>10</b>
5.1. Conversão de medidas . . . . .	10
5.2. Trajetória para o robô . . . . .	10
<b>6. Conclusão</b>	<b>11</b>

---

## Lista de Figuras

1	Mapa e objetivo . . . . .	4
2	Mapa labirinto no Gazebo . . . . .	5
3	Imagem do mapa . . . . .	6
4	Mapa dimensionado . . . . .	7
5	Mapa processado . . . . .	8
6	Caminho pelo algoritmo . . . . .	9
7	Terminal da execução . . . . .	11
8	Robô realizando a trajetória . . . . .	12



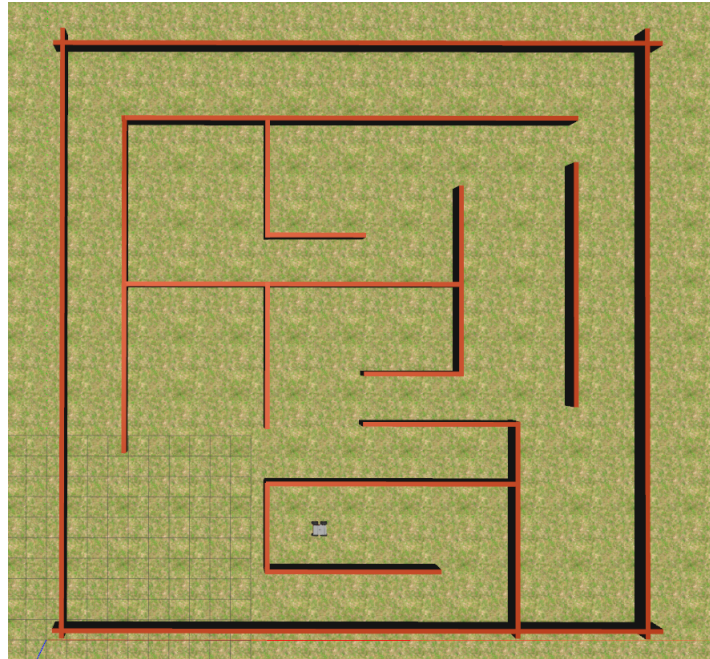


Figura 2: Mapa labirinto no Gazebo

A linguagem de programação utilizada foi o Python integrada ao sistema ROS, sendo realizado o mapeamento a partir do controle manual do robô. A partir do mapa, foram utilizados métodos de processamento de imagens para realizar o planejamento de trajetória com o algoritmo *Wavefront* e, assim, definindo o caminho necessário para o robô chegar ao ponto final.

Todos os tópicos aqui descritos serão detalhados no decorrer do relatório.

## 2. Mapeamento

### 2.1. Técnica

A forma utilizada de mapeamento é o nó do ROS *slam\_gmapping*, que a partir dos dados do sensor *Laser Scan*.

Para mapear uma região com o *slam\_gmapping* é necessário controlar o robô de forma manual e andar por toda a região, assim, ele salva os dados do sensor em uma frequência, pegando todos esses dados e criando um imagem de formato *ymal* do mapa.

O controle do robô é dado pela utilização do *teleop operation*, onde é possível controlar o robô com o teclado. É necessário utilizar uma velocidade baixa e não colidir o robô, de modo a não perder a odometria, o que pode comprometer os dados obtidos pelo sensor.

## 2.2. Obtenção do mapa:

Para realizar o mapeamento utiliza-se o seguinte comando ao estar com o Gazebo aberto:

```
$roslrun gmapping slam_gmapping scan:=rslidar_points
```

Depois de andar toda a região do mapa, salva-se a imagem do mapa. A imagem do mapa, recortada apenas com o labirinto, se encontra abaixo:

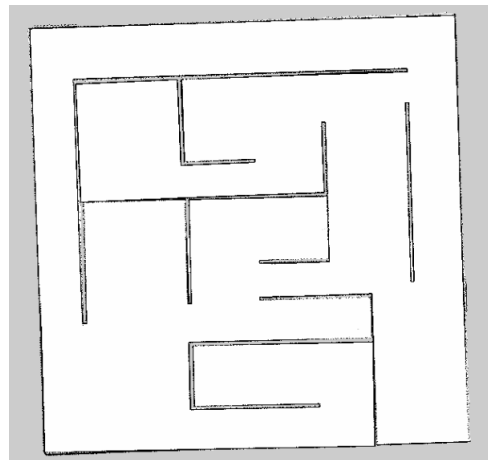


Figura 3: Imagem do mapa

Agora, realiza-se técnicas de processamento de imagem com o mapa pronto.

## 3. Processamento de imagem

### 3.1. Dimensionamento

Primeiro, é necessário realizar o dimensionamento da imagem gerada, ou seja, remover a parte cinza do mapa gerado e rotacionar de maneira a ficar reto. A maneira utilizada para rotação, foi pegar dois pontos que deveriam estar retos, pegando a posição X e Y de cada um e realizando o arco tangente da razão entre a diferença das posições, assim obtendo o ângulo para rotação.

A imagem dimensionada se encontra abaixo:

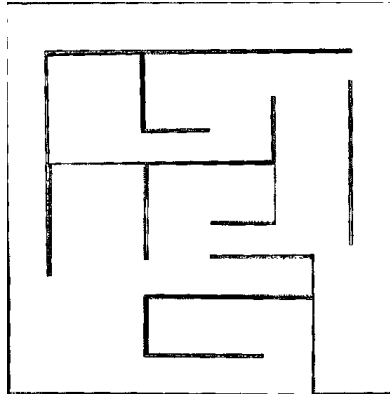


Figura 4: Mapa dimensionado

### 3.2. Threshold (Segmentação) e Dilatação

Utilizando o algoritmo de *Threshold* para segmentar o mapa de forma que se a cor (em tons de cinza) do pixel da imagem for menor que um certo valor é igual a 0, representando preto e caso contrário é igual a 255, representando branco. Os valores estão representados abaixo:

$$\begin{cases} \text{Se } f(x, y) < 206, f(x, y) = 0 \\ \text{Caso contrário, } f(x, y) = 255 \end{cases}$$

Agora, realiza-se o engrossamento das paredes utilizando a técnica de dilatação de processamento de imagens, com um núcleo de tamanho 36x36. Isso é feito para gerar uma faixa de segurança para o robô, onde ele evitará se movimentar próximo da parede e gerar uma colisão.

A imagem do mapa depois de processada se encontra abaixo:

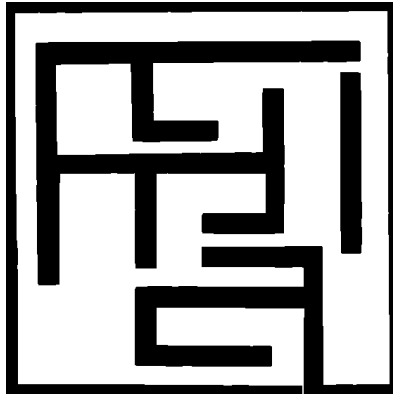


Figura 5: Mapa processado

## 4. Algoritmo de Trajetória

### 4.1. Escolha do Algoritmo

Existem diversos algoritmos para criação de trajetórias, porém como já possuímos a imagem do mapa e queremos que sempre encontre o caminho mais otimizado sempre, evitamos a utilização de algoritmos que utilizam sistemas aleatórios, como o *Random Tree*.

Sendo assim, foi utilizado o algoritmo *Wavefront*. A explicação do algoritmo de forma detalhada está descrita a seguir.

### 4.2. Algoritmo *Wavefront*

A execução do algoritmo *wavefront* é dada pela propagação de "ondas" do ponto final, de modo a alcançar o ponto inicial  $(X_0, Y_0)$ . Para isso, o algoritmo segue os seguintes passos:

1. (Para a primeira iteração) Localiza o ponto final  $(X_f, Y_f)$
2. Realiza a vizinhança do(s) ponto(s), com o *8-way connection*:  
 $(X_i + 1, Y_i); (X_i - 1, Y_i); (X_i, Y_i + 1); (X_i, Y_i - 1);$   
 $(X_i + 1, Y_i + 1); (X_i - 1, Y_i + 1); (X_i + 1, Y_i - 1); (X_i - 1, Y_i - 1);$
3. Analisa se a vizinhança é caminho ou obstáculo, e se for caminho, coloca o "custo" da posição como  $i$ .
4. Seleciona os pixels com valor  $i$  e volta no passo 2, somando 1 ao valor de  $i$ .



5. O algoritmo para ao realizar todo o mapeamento da imagem.

Após possuir a matriz de pixels com o custo de todas as posições a partir do final, realiza-se o seguinte algoritmo para obter o caminho necessário:

1. Localiza o ponto inicial  $(X_0, Y_0)$ .
2. A partir do ponto, pega a posição vizinha com menor custo e atualiza a nova posição para essa.
3. Salva-se em um vetor a nova posição.
4. Realiza-se os passos até que a posição dada seja a mesma que a posição final dada

Com o vetor de caminhos, temos a trajetória otimizada do caminho.

### 4.3. Caminho gerado

Após realizar a implementação do algoritmo no mapa gerado, obtemos o seguinte caminho em azul na figura abaixo:

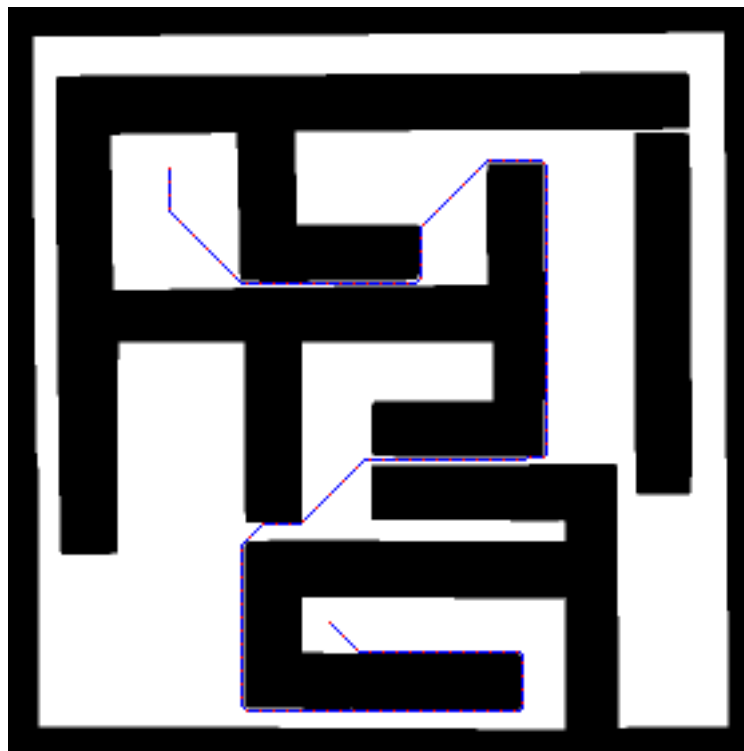


Figura 6: Caminho pelo algoritmo

## 5. Execução da trajetória

### 5.1. Conversão de medidas

Após a obtenção do caminho a partir dos pixels da imagem do mapa, é necessário realizar a conversão de cada posição no vetor de caminho a conversão para a posição do mapa no Gazebo. Utilizando as informações de medidas do mapa, de resolução do mapeamento e estimando a coordenada do vértice inferior esquerdo como (1, 1), obtemos a seguinte relação:

$$\begin{cases} X_{gazebo} = X_{pixel} * 0.1 + 1 \\ Y_{gazebo} = 29.186 - Y_{pixel} * 0.1 + 1 \end{cases}$$

### 5.2. Trajetória para o robô

A posição do robô é dada pelo pacote *amcl*, utilizando dados do sensor do *Laser Scan* com um filtro de partículas. Logo, é necessário ajustar os parâmetros do controlador e não realizar movimentos bruscos ou colisões para que o movimento não prejudique a odometria.

Após realizar a conversão de todas as posições do vetor de caminho para o Gazebo, cria-se um novo vetor, pegando um ponto a cada 5 do inteiro, onde são essas posições que são mandadas para o controlador do robô. Essa discretização ocorre para possibilitar movimentos mais contínuos ao robô sem prejudicar a trajetória.

O robô irá se mover baseado em um controlador proporcional de posição. O erro a ser minimizado pelo controlador é baseado na diferença entre o ângulo do robô e o ângulo formando entre a posição do robô e a posição alvo. As seguintes equações descrevem o controlador:

$$\theta_t = \arctan2(y_t - y_r, x_t - x_r)$$

$$e = \theta_r - \theta_t$$

sendo  $\theta_t$  o ângulo entre o robô e o alvo,  $\theta_r$  o ângulo do robô,  $(x_r, y_r)$  a posição do robô e  $(x_t, y_t)$  a posição do alvo.

A velocidade linear  $v$  é definida em função do erro da forma:

$$\begin{cases} v = 0.5, \text{ se } e < 5^\circ \\ v = 0, \text{ se } e > 5^\circ \end{cases}$$

Já a velocidade angular  $\omega$  é definida em função do erro da forma:

$$\begin{cases} \omega = 0, \text{ se } e < 5^\circ \\ \omega = K_p * \sin(e), \text{ se } e > 5^\circ \end{cases}$$

A troca de alvo para o robô chegar acontece acerca desse vetor criado. O fluxo de informações desse vetor para o robô é dado da seguinte maneira:

1. Adquira a  $i$ -ésima posição alvo do vetor do caminho.
2. Ao chegar numa distância menor que um limiar  $\alpha$  (por exemplo,  $\alpha = 0.2$ ) dessa posição,  $i$  é atualizado para  $i+1$ .

## 6. Conclusão

A partir do controle do movimento do robô, foi gerado um log de informações, mostrando a posição atual do robô, a posição do ponto a ser atingido, o erro angular e a distância restante, como mostrado abaixo:

```
-----
Caminho:  9

Robo X:  16.55497870099399
Robo Y:  4.86010071721755

Target X:  17.5
Target Y:  4.899999999999999

Erro angulo:  0.5813659197434097
Distancia Robo-Target:  0.9458632080494321
-----
```

Figura 7: Terminal da execução

Ao executar o programa no Gazebo, o robô já inicia em direção ao primeiro ponto, e realizando diversos testes. O controlador foi satisfatório e robô consegue atingir a posição final sem atingir nenhum obstáculo. A figura abaixo mostra o robô no meio do caminho:

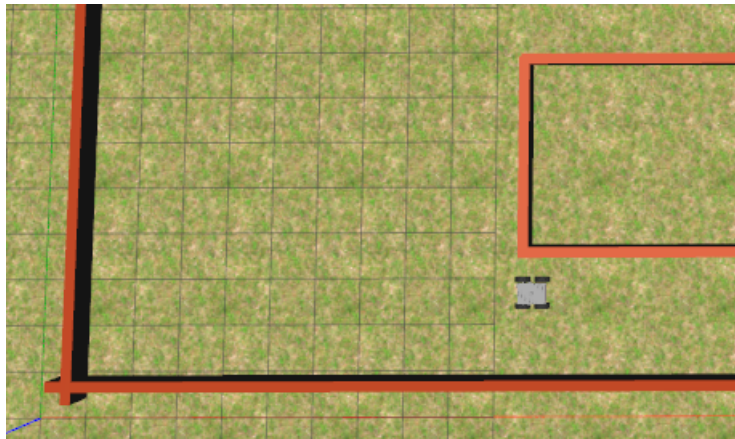


Figura 8: Robô realizando a trajetória

Para acessar o vídeo do robô realizando a trajetória, clique [aqui](#).

Portanto, foi possível concluir que é possível realizar um planejamento de trajetória em função de um mapeamento pré-realizado. Uma das principais dificuldades possíveis de citar é a preocupação com a postura do robô, tendo em vista que uma odometria imprecisa gera resultados de controle insatisfatórios e o robô não consegue seguir fielmente sua trajetória definida. Com a adição do Filtro de Partículas, a odometria foi melhorada consideravelmente e a tarefa de localização foi facilmente resolvida.