# Algoritmo Genético para Planejadores de Rotas

Relatório de Progresso II

Gustavo de Moura Souza\*

September 13, 2019

## 1 Indivíduo

## 1.1 Codificação

Seja t o tamanho do horizonte de planejamento (quantidade de waypoints que deseja-se computar), o DNA do indivíduo é definido por:

$$dna = [gene_1, gene_2, \dots gene_t]$$

 $gene_i = [a, e]$  onde: a é o ângulo, e e a aceleração

para  $i = 1, \dots t$ 

### 1.2 Decodificação

seja x o conjunto de controladores do drone, para  $i = 1, \dots t$ :

$$x = [(px_1, py_1, v_1, al_1)_1, \dots (px_t, py_t, v_t, al_t)_t]$$

 $px_i$  = : Posição do VANT no eixo x  $py_i$  = : Posição do VANT no eixo y

 $v_i$  = : Velocidade do VANT na horizontal

al<sub>i</sub> = : ângulo (direção) do VANT na horizontal

# 2 Algoritmo Genético

## 2.1 Genesis - Criação da População

Gera uma população de *S* indivíduos. O gene de cada indivíduo é atribuído de acordo com uma função e segue uma distribuição uniforme:

*a* = uniformemente distribuído entre 0.5 e 10

e = uniformemente distribuído entre 0.5 e  $2\pi$ 

<sup>\*</sup>Número USP 9762981, gustavo.moura.souza@usp.br

## 2.2 Evaluation - Computar o Valor do Fitness

Função de fitness sendo utilizada:

$$fitness = f_{pouso\ b} + f_{pouso\ p} + f_{pouso\ voo\ n} + f_{viol} + f_{curvas}$$

onde:

• fpouso b: pouso em região bonificadora

$$f_{pouso\ b}(x_K, mapa) = -Cb \cdot \sum (Pr(x \in Z))$$

Custo de pousar em região bonificadora Cb vezes a somatória da probabilidade de pousar em cada uma das regiões bonificadoras

- $f_{pouso\_p}$ : pouso em região penalizadora igual a  $f_{pouso\_b}$ , porém substituíndo -Cb por +Cp (custo de pousar em região penalizadora)
- $f_{pouso\_voo\_n}$ : pouso ou voo sobre região não-navegável

$$f_{pouso\_voo\_n} = Cn \cdot max(0, calc)$$

$$calc = 1 - delta - \sum (Pr(x \notin Z))$$

Um menos delta menos somatória da somatória das probabilidades de cada um dos x não pertencer à cada uma das regiões de Zn (loop for duplo, para cada um do controlador x a cada uma das regiões Zn), onde Zn é a região definida como não-navegável.

- $f_{viol}$  = realiza uma comparação de segurança Se a aeronave tem velocidade final maior do que o seu valor mínimo, não ocorre de fato um pouso. Dessa maneira, a Equação  $f_{viol}$  evita rotas em que o VANT não consegue pousar, mesmo que atinja uma região bonificadora.
- f<sub>viol</sub> = Cb , se vk vminimo > 0; 0, caso contrário
  note que nesse caso o Cb está positivo, aumentando muito o valor do fitness.
  Lembrando que o objetivo é minizar o fitness, ou seja, quanto menor o fitness, melhor.

#### 2.2.1 Probability

 $Pr(x \in Z)$  e  $Pr(x \notin Z)$ , Probabilidade de x pertencer ou não à uma região Z:

Seja x o elemento decodificado (definido no ínicio) utiliza-se a posição cartesiana px e py para definir um ponto. Ponto este representando a posição do drone no espaço. Seja uma região composta por 4 ou mais pontos geográficos (que são convertidos para cartesiano para efeito de cálculo) definindo assim uma área.

A probabilidade é:

#### OBS 1:

Segundo a tese do Jesimar, a função de fitness completa seria:

$$fitness = f_{pouso\_b} + f_{pouso\_p} + f_{pouso\_voo\_n} + f_{viol} + f_{curvas} + f_{dist} + f_{bat}$$

onde  $f_{curvas}, f_{dist}, f_{bat}$  eu não entendi como implementar, portanto foi definido como constante 0.

#### OBS 2:

Em alguns momentos é utilizado o valor K. Segundo a tese, K é o instante de tempo em que o drone sofre um acidente e entra em modo de recalcular a rota. Como essa situação não é prevista na implementação do meu algorítimo, K é igual ao valor de t. Ou seja, a posição final do drone. Esse valor é utilizado para os cálculos de:  $f_{pouso\_p}$ ,  $f_{pouso\_p}$  e  $f_{viol}$ 

#### 2.3 Selection

O indivíduo com melhor (menor) valor de fitness é selecionado, chamado de "melhor de todos"

#### 2.4 Crossover

Seguindo o modelo de o melhor cruza com todos. É realizada a média entre os valores dos pais, para determinar os valores do filho. Segue a expressão para cada um dos genes do DNA:

$$\begin{split} a_i^{filho} &= (a_i^{melhor} + a_i^{individuo})/2 \\ e_i^{filho} &= (e_i^{melhor} + e_i^{individuo})/2 \\ gene_i^{filho} &= (a_i^{filho}, e_i^{filho}) \end{split}$$

#### 2.5 Mutation

O passo de mutação é realizado sobre cada um dos genes dos novos indivíduos, seguindo a expressão:

$$a = a + taxa_muta$$
ção ·  $var$ 

onde var = 1ou - 1, selecionado aleatoriamente

ou seja, a mutação soma ou subtrai um pequeno valor constante definido inicialmente

verificar se acrescimo ou descrescimo, excede o range do limite

### 2.6 Extintion

A população que já procriou é extinguida, exceto pelo melhor indíviduo, onde ele será perpetuado para a próxima geração. A nova geração de t-1 indivíduos com o melhor de todos segue a vida para a próxima época.

Por motivos de segurança, é guardada a linhagem dos "melhor de todos", sempre mantendo um histórico.