# Descrição do AeroGA

Daniel Kneipp de Sá Vieira

O Algoritmo Genético (GA) chamado de AeroGA foi desenvolvido para otimizar 2 parâmetros que fazem parte da caracterização das asas do aeromodelo ( $Cl \in Cl_{max}$ ) para que este possa decolar com a maior carga paga Cp possível utilizando uma pista de tamanho específica.

Este GA tem uma geração definida pelos seguintes passos na ordem: avaliação dos indivíduos; seleção; cruzamento; mutação; seleção.

## Codificação do indivíduo

Cada indivíduo é composto por um cromossomo contendo 3 genes com codificação real representando três características: Cl,  $Cl_{\max}$  e Cp.

A carga paga também foi utilizada como parâmetro de otimização para permitir que o próprio GA encontre o maior valor de carga paga possível juntamente com o perfil de asa (especificado por  $Cl \in Cl_{\max}$ ) que consegue levantar voo antes da pista de decolagem terminar.

Caso contrário seria otimizado apenas o perfil de asa em função de uma carga paga, e esta otimização teria que ser repetida inúmeras vezes até se encontrar o maior valor de carga paga possível que um perfil de asa pode carregar sem exceder o limite da pista de decolagem.

## Avaliação

Para avaliar os indivíduos, uma função de custo com um esquema de penalizações foi desenvolvido. O motivo de se utilizar penalizações como artifício para tratamento de restrições é para não se perder soluções de alta qualidade que estejam somente um pouco fora das restrições já que estas podem influenciar o processo evolutivo e colaborar para a descobertas de outras boas soluções, mas que são factíveis.

Foram definidos valores de mínimo e máximo para  ${\it Cl}$ ,  ${\it Cl}_{\rm max}$ ,  ${\it Cp}$  e distância  ${\it d}$  que o avião percorreu para poder decolar. Uma distância mínima foi definida para  ${\it d}$  para forçar o processo evolucionário a encontrar soluções que utilizem boa parte (se não toda) a pista disponível, aumentando a probabilidade de encontrar soluções que suportem maiores valores de carga.

Utilizando como notação  $k^+$  e  $k^-$  para representar os limites máximo e mínimo e uma dada variável k, a função de custo é definida como:

$$\begin{split} J(Cl,Cl_{max},Cp,d) &= \begin{cases} 1e15, & \textbf{\textit{se}} \colon d \in \mathbb{C} \lor Cl < 0 \lor Cl_{max} < 0 \lor Cp < 0 \\ c(1+c_{min}+c_{max}), & \textbf{\textit{caso contrário}} \end{cases}, \\ c &= \frac{100d}{Cp^2}, \\ c_{max} &= 100 \max(0,Cl-Cl^+)^2 + \cdots \\ &= 100 \max(0,Cl_{max}-Cl_{max}^+)^3 + \cdots \\ &= 10000 \max(0,Cl-d^+)^3, \end{split}$$

 $c_{min} = 100 \max(0, -Cl + Cl^{-})^{2} + \cdots$ 

$$100 \max(0, -Cl_{max} + Cl_{max}^{-})^{2} + \cdots$$

$$1000 \max(0, -Cp + Cp^{-})^{2} + \cdots$$

$$10000 \max(0, -d + d^{-})^{2}$$

Ou seja, caso a solução possua valores negativos ou a distância calculada seja definida por um número complexo, a solução é extremamente penalizada com um valor fixo de 1e15 com o intuito de desconsidera-la. Mas caso contrário, a solução é penalizada proporcionalmente ao tanto que ela infringe uma ou mais restrições.

### Seleção

Este GA possui duas etapas de seleção, uma da etapa de cruzamento e outra depois da etapa de seleção. As duas utilizam o método do torneio, mas a segunda seleção utiliza o conceito de elitismo, que será descrito posteriormente.

O método chamado de torneio funciona da seguinte forma: alguns indivíduos são selecionados para continuar no processo evolutivo. Especificando um tamanho de torneio k, k indivíduos são selecionados aleatoriamente e o melhor entre eles é escolhido para continuar. As duas seleções usam torneio de tamanho 2.

Um número n de indivíduos que devem ser retornados também é especificado para o método, que determina o número de torneios. A primeira seleção a população retornada possui o mesmo tamanho da de entrada, portanto, alguns indivíduos repetem na população selecionada (já que a escolha dos indivíduos é aleatória) e estes indivíduos repetidos tendem a ser os melhores indivíduos da população de entrada (já que eles ganharam mais de um torneio).

Já a segunda seleção é feita entre o conjunto de filhos e pais e neste caso, a quantidade de indivíduos retornados é igual a quantidade de pais.

O conceito de elitismo utilizado na segunda seleção determina que os i melhores indivíduos são assegurados de participarem da população selecionada, já que no método do torneio não existe nenhuma garantia de que o melhor indivíduo participe da população selecionada (ele pode não ser selecionado para nenhum torneio).

No caso do AeroGA são selecionados os 4 melhores indivíduos e estes não participam do torneio que ocorrerá entre os outros indivíduos.

#### Cruzamento

O cruzamento é feito utilizando o método conhecido como cruzamento polarizado. Neste método dois filhos são gerados a partir de dois pais. É definido um ponto de corte no cromossomo, os genes dos pais que estão antes do ponto de corte são atribuídos aos filhos da forma que os genes do pai p1 vão para o filho f1 e os genes do pai p2 vão para o filho f2.

Para os genes após o ponto de corte, no caso do filho f2 recebe a média dos valores dos genes dos pais. Mas no caso do filho f1 é feita uma ponderação (polarização) entre os valores dos genes dos pais da forma que o pai com maior *fitness* (menor valor de custo) possui um peso maior que o outro, fazendo com que o melhor pai influencie mais f1. Neste GA o pai com menor custo possui uma ponderação de 0.9 enquanto o outro é ponderado por 0.1

No AeroGA a ponderação pode ser feita nos genes anteriores ou posteriores ao ponto de corte, isso é definido aleatoriamente. Assumindo que o melhor pai seja p1, segue um exemplo da aplicação da polarização:

$$p1 = [2,4,6,8,10],$$
  $p2 = [1,3,5,2,4]$   
 $f1 := [2,4,6] \cup 0.9 \times [8,10] + 0.1 \times [2,4] = [2,4,6,7.4,9.4]$   
 $f2 := [1,3,5] \cup 0.5 \times [8,10] + 0.5 \times [2,4] = [1,3,5,7]$ 

Após os filhos serem criados, somente estes participam da etapa de mutação, Apesar dos pais ainda estarem no processo evolutivo, eles não sofrem mutação, indo direto para a segunda etapa de seleção

## Mutação

O AeroGA utiliza a mutação não uniforme aplicada apenas nos filhos gerados na etapa de cruzamento. Neste método a mutação vai ficando mais fraca a medida que se chega nas ultimas gerações do processo evolutivo com o intuito de intensificar a busca local.

Sendo k um gene específico,  $k_{max}$  e  $k_{min}$  sendo o valor máximo e mínimo, respectivamente, que o gene k pode ter, t a geração atual,  $t_{max}$  o limite de gerações,  $x_k$  o valor de um gene específico de um indivíduo, a mutação de um gene se dá da seguinte forma:

$$x_{k} \coloneqq \begin{cases} x_{k} + p_{k}, & \textit{se } r'' \leq 0.5 \\ x_{k} - p_{k}, & \textit{se } r'' > 0.5 \end{cases} \qquad r'' \in [0,1],$$

$$p_{k} = \sigma(k_{max} - k_{min}) \left( 1 - r'^{(1 - t/t_{max})^{\beta}} \right), \qquad r' \in [0,1]$$

Com  $\sigma = 0.3$  e  $\beta = 5$ , no caso do AeroGA.