

## **Relatório de ALGAV**

**3DD \_ Grupo 100**

1191256 André Reis

1191362 Rúben Amorim

**Data: 02/01/2024**

### **Geração de todas as sequências de tarefas e escolha da melhor (por permutações)**

Gera todas as sequências possíveis com base nas tarefas na base de conhecimento. Cada sequência tem um custo associado (custo da movimentação entre o destino de uma tarefa e a outra), ordenando por ordem crescente de custo. Por fim seleciona a tarefa que esteja no topo da lista.

```
gera_permutacoes(MelhorSequencia) :-  
    findall(Tarefa,tarefa(Tarefa,_,_),ListaTarefas),  
    findall(Seq, permutation(ListaTarefas, Seq), TodasSequencias),  
    avalia_populacao(TodasSequencias, TodasSequenciasAvaliadas),  
    ordena_populacao(TodasSequenciasAvaliadas,  
TodasSequenciasAvaliadasOrdenadas),  
    select(MelhorSequencia, TodasSequenciasAvaliadasOrdenadas, _).
```

**Seleção da nova geração da população do AG, garantindo que pelo menos os 2 melhores elementos entre os da geração anterior e os descendentes gerados passem para a geração seguinte, mas que o método não seja puramente elitista.**

Para a população gerada este começa por ordenar pelo custo. Seleciona os 20% melhores de N (número de elementos da população) e remove da população geral, passando para a geração seguinte. Nos restantes elementos da população, é associado um produto da avaliação (custo \* nº aleatório entre 0 e 1). Ordena por ordem crescente pelo produto da avaliação e seleciona os N-P primeiros (P é o nº dos melhores elementos selecionados anteriormente). Remove o produto da avaliação aos elementos selecionados no passo anterior. Por fim, junta os elementos selecionados inicialmente com os restantes melhores.

```
gera_geracao(N,G,Pop):-
    ...
    seleciona_melhores(PopOrdenada, Melhores),
    remove_melhores(PopOrdenada, Melhores, PopRestantes),
    associa_produto_avaliacao(PopRestantes, PopComProduto),
    ordena_populacao_produto(PopComProduto,PopOrdenadaComProduto),
    restantes_melhores(PopOrdenadaComProduto, Pop, Melhores,
RMelhoresComProd),
    remover_produtos(RMelhoresComProd, RMelhores),
    append(Melhores, RMelhores, PopNova),
    ...
```

```
seleciona_melhores(PopOrdenada, MelhoresPop) :-  
    length(PopOrdenada, T),  
    P1 is max(1, round(0.2 * T)),  
    sublista2(PopOrdenada, 1, P1, MelhoresPop).
```

```
restantes_melhores(PopOrdenadaComProduto, Pop, Melhores, NovaPopulacao) :-  
    length(Pop, N),  
    length(Melhores, P),  
    R is N - P,  
    sublista2(PopOrdenadaComProduto, 1, R, NovaPopulacao).
```

### Parametrização da condição de término do AG (pelo menos mais uma para além do nº de gerações)

A cada geração verifica se a geração tem um indivíduo que tem um custo igual ou inferior a um custo ideal dado. Como pode nunca atingir esse custo ideal dado, também verifica se o tempo de execução do algoritmo não ultrapassou o tempo limite dado para a execução.

```
gera_geracao(N,G,Pop):-
```

```
...
```

```
(verifica_condicao_termino(Pop, IndivAv), termina(IndivAv), ! ; true),
```

```
(verifica_tempo_limite(Pop, IndivAv), termina(IndivAv), ! ; true),
```

```
verifica_condicao_termino(Pop, IndivAv) :-
```

```
solucao_ideal(SI),
```

```
member(IndivAv, Pop),
```

```
SI <= IndivAv.
```

```
verifica_tempo_limite(Pop, IndivAv) :-
```

```
tempo_decorrido(TempoDecorrido),
```

```
tempo_limite(Limite),
```

```
TempoDecorrido >= Limite,!,
```

```
select(IndivAv, Pop, _).
```

## **Adaptação do Algoritmo Genético para o problema do Planeamento da Trajetória do Robot dentro de edifícios conectados considerando várias tarefas**

A adaptação foi que em vez do custo ser o custo da própria tarefa, ser o custo da deslocação de uma tarefa para a outra. Foi feita também a otimização de em vez de o cálculo desse custo ser feito durante a execução do algoritmo, ser calculado o custo de todas as combinações de tarefas antes da execução do algoritmo, sendo gravado numa base de conhecimento dinâmica.

```
avalia(List, Eval):-
    avalia_aux(List, 0, Eval).

avalia_aux([], Total, Total).

avalia_aux([T1, T2 | Res], Acc, Eval):-
    tarefa(T1, _, _),
    tarefa(T2, _, _),
    transita(T1, T2, Eval1),
    NewAcc is Acc + Eval1,
    avalia_aux([T2 | Res], NewAcc, Eval).
```

```
gera_transicoes :-
    findall((IdOrigem, IdDestino, Avaliacao),
        (tarefa(IdOrigem, _, Destino1),
         tarefa(IdDestino, Origem2, _),
         IdOrigem \= IdDestino,
         (find_caminho_entidades(astar, Destino1, Origem2, _, _,
             Avaliacao) -> true; fail)),
        Transicoes),
    retractall(transita(_, _, _)),
    assert_transicoes(Transicoes).

assert_transicoes([]).
assert_transicoes([(IdOrigem, IdDestino, Eval) | Resto]) :-
    assertz(transita(IdOrigem, IdDestino, Eval)),
    assert_transicoes(Resto).
```

## Conclusões

Em resumo, este estudo demonstrou a importância da geração de sequências de tarefas por permutações e da seleção criteriosa na evolução de Algoritmos Genéticos para o planeamento da trajetória do robô em ambientes conectados. Ao equilibrar a exploração de novas soluções com a preservação de elementos valiosos, alcançamos avanços significativos. O estudo aprofundado dos métodos atuais e o uso de ferramentas de IA Generativa enriqueceram nossa compreensão, abrindo caminho para melhorias na eficiência do movimento robótico em espaços desafiadores. Este trabalho estabelece bases sólidas para futuras pesquisas, incentivando a busca por estratégias ainda mais eficazes para o planeamento de trajetória do robô em ambientes complexos.