



Solução das oito rainhas genéticas

Pedro de Souza Queiroga,
UFPE, CIn

Tópicos avançados em
inteligência artificial – Bioinspirada
Professor: Paulo Salgado
2019.1

Estrutura geral do algoritmo

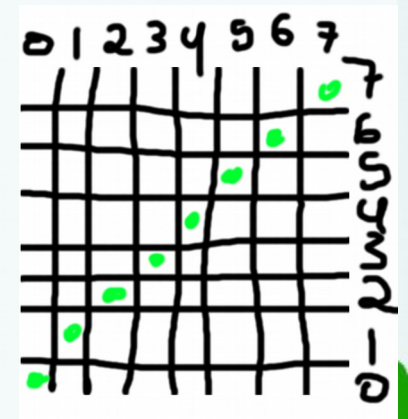
- Inicializa população com permutações aleatórias do arranjo $[0,1,\dots,7]$
- Repete enquanto não encontrou solução*:
 - Seleciona 2 pais da população
 - Recombina os 2 pais, gerando 2 filhos
 - Os 2 filhos sofrem mutação
 - Seleciona sobreviventes

*ou por, no máximo, vinte mil gerações



Representação

- Um indivíduo da forma $[0,1,2,3,4,5,6,7]$ representa a diagonal de rainhas.
- Cada índice representa uma coluna, e cada número representa uma linha.
- Cada elemento representa um par (coluna,linha)



Fitness

- Indica se uma solução foi encontrada, ou quão “longe” de uma se está.
- Função do tipo fitness = erro, a busca pela solução é um problema de minimização.
- Checa quantas rainhas estão se batendo.



Seleção

- Por torneio, ou por roleta.
- Torneio:
 - Escolhe 5* indivíduos aleatórios dentro da população.
 - Seleciona os dois melhores entre os 5.
- Roleta:
 - Atribui um peso ($1/1+\text{erro}$) para cada indivíduo, e escolhe 2 aleatoriamente.
 - Quanto menor o fitness, maiores as chances de ser selecionado.



Recombinação

- Recombinação comum de 1 ponto
 - Não pareceu muito adequada para o problema.
 - Outras recombinações comuns (uniforme, n-pontos) também não pareceram adequadas.
 - Geram não-permutações.



Recombinação

- Recombinação de permutações
 - Ideia: gerar novas permutações.
 - Troca de informação: índice das rainhas
 - Escolhe o i -ésimo elemento do pai, descobre onde ele está na mãe (j).
 - Um filho terá o i -ésimo elemento do pai na posição j , e o outro terá o i -ésimo da mãe.
 - Faz isso para vários elementos.
 - É uma mutação guiada pelo outro integrante do casal.



Mutação

- Mutação comum
 - Para cada elemento de um indivíduo, tem uma chance de trocar um número por outro.
 - $[0,1,2,3,4,5,6,7] \rightarrow [0,1,2,3,4,1,6,7]$
 - Mutação troca um bit do código de gray do número.
 - Gera não-permutações.



Mutação

- Mutação de permutação
 - Para cada elemento do arranjo-indivíduo, troca ele de lugar com um outro aleatório.
 - Para cada elemento, um dado é rolado para decidir se deve sofrer mutação ou não.
 - Gera novas permutações.



Seleção de sobreviventes

- Remove os dois piores indivíduos.
- Morte por idade:
 - Piorou os testes iniciais.



População

- Controle de população
 - O normal é manter uma população fixa, mas foram testadas configurações em que a população começava menor e ia crescendo até um certo limitante.
 - Não melhorou nenhuma configuração, usada apenas no começo do desenvolvimento do projeto.



Perguntas exploratórias e resultados

- Recombinação guiada por permutação melhora mesmo?
 - Sim. permutação vs 1-ponto...
 - Torneio:
 - 100, 30, 30, 133.77, 0, 449, 2.49, 4.37, 42.28
 - 100, 30, 30, 607.70, 0, 1760, 2.36, 4.03, 124.11

popSize, nRuns, nOk, avgGen, leastGen, largestGen, avgIndie, avgWorstIndie, time



Perguntas exploratórias e resultados

- Mutação de permutação é melhor do que de bit?
 - Sim. permutação vs bit:
 - 100, 30, 30, 133.77, 0, 449, 2.49, 4.37, 42.28
 - 100, 30, 19, 10020.03, 0, 20000, 2.52, 6.83, 2408.20

popSize, nRuns, nOk, avgGen, leastGen, largestGen, avgIndie, avgWorstIndie, time



Perguntas exploratórias e resultados

- Roleta é mais elitista. É melhor para este problema?
 - Não parece ser melhor.
 - Torneio vs roleta, com recombinação de permutação:
 - 100, 30, 30, 133.77, 0, 449, 2.49, 4.37, 42.28
 - 100, 30, 30, 148.73, 0, 557, 2.39, 3.73, 38.10
 - Com recombinação de 1 ponto:
 - 100, 30, 30, 607.70, 0, 1760, 2.36, 4.03, 124.11
 - 100, 30, 30, 748.43, 0, 3358, 2.44, 4.37, 150.05



popSize, nRuns, nOk, avgGen, leastGen, largestGen, avgIndie, avgWorstIndie, time

Mais resultados interessantes

- Encontrar solução vs convergir (permutações e torneio):
 - 100, 30, 30, 133.77, 0, 449, 2.49, 4.37, 42.28
 - 100, 30, 30, 2327.30, 1454, 3066, 0.00, 0.00, 560.44
- Encontrar solução vs convergir (permutações e roleta)
 - 100, 30, 30, 148.73, 0, 557, 2.39, 3.73, 38.10
 - 100, 30, 30, 2972.43, 1703, 4673, 0.00, 0.00, 698.17



Mais resultados interessantes

- Encontrar solução vs convergir (1-ponto, bit, torneio):
 - 100, 30, 24, 7541.50, 0, 20000, 2.68, 6.50, 1554.79
 - 100, 30, 15, 20000.00, 20000, 20000, 1.93, 7.63, 4160.98
- Encontrar solução vs convergir (1-ponto, bit, roleta):
 - 100, 30, 15, 12890.80, 0, 20000, 2.42, 6.83, 2612.52
 - 100, 30, 21, 20000.00, 20000, 20000, 1.93, 7.77, 4078.75

popSize, nRuns, nOk, avgGen, leastGen, largestGen, avgIndie, avgWorstIndie, time



Mais resultados interessantes

- Influência do tamanho da população:
 - 10, 30, 30, 85.43, 6, 393, 1.47, 3.23, 2.27
 - 50, 30, 30, 78.43, 0, 206, 2.27, 3.67, 8.63
 - 100, 30, 30, 133.77, 0, 449, 2.49, 4.37, 42.28

Se não mantermos permutações:

- 10, 30, 17, 13497.87, 1382, 20000, 1.91, 7.17, 362.42
- 50, 30, 13, 14649.23, 0, 20000, 2.04, 6.90, 1626.80
- 100, 30, 24, 7541.50, 0, 20000, 2.68, 6.50, 1554.79

popSize, nRuns, nOk, avgGen, leastGen, largestGen, avgIndie, avgWorstIndie, time



Conclusão

- Manter permutações é **bastante** interessante.
 - A representação é boa parte do problema.
 - Seria bom experimentar com uma inicialização estruturada.
-
- 30 execuções não é suficiente para convergir a média
mas já faz com que alguns casos demorem bastante.

