

UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO GRANDE DO NORTE
CENTRO DE TECNOLOGIA
DEPARTAMENTO DE ENGENHARIA DE COMPUTAÇÃO E AUTOMAÇÃO
CURSO DE ENGENHARIA DE COMPUTAÇÃO

RELATÓRIO DA 2ª EXPERIÊNCIA
RESOLUÇÃO DAS N-RAINHAS COM ALGORITMOS GENÉTICOS
(N-Generation)

FERNANDO LEANDRO FERNANDES:20150146106

PEDRO DE CASTRO GURGEL LIMA:2008020576

Natal-RN
2016

FERNANDO LEANDRO FERNANDES:20150146106

PEDRO DE CASTRO GURGEL LIMA:2008020576

RESOLUÇÃO DAS N-RAINHAS COM ALGORITMOS GENÉTICOS (N-Generation)

Primeiro Relatório apresentado à disciplina de Inteligência Artificial Aplicada, correspondente à avaliação da 1ª unidade do semestre 2016.1 do curso de Engenharia de Computação e Automação da Universidade Federal do Rio Grande do Norte, sob orientação do **Prof. Alan Robson Silva Venceslau**.

Professor: Alan Robson Silva Venceslau.

Natal-RN
2016

RESUMO

O presente trabalho apresenta uma aplicação de algoritmo genético para um problema clássico, n-rainhas, em que o posicionamento das peças e parâmetros do algoritmo são discutidos e apresentados baseados em pesquisas teóricas e expostos com uma interface amigável ao usuário.

Palavras-chave: Algoritmos Genéticos, n-rainhas, geração, mutação, JAVA.

LISTA DE ABREVIATURAS E SIGLAS

AG Abreviação para Algoritmo Genético.

Lista de Figuras

1	Passos do Algoritmo Genético	8
2	Solução para $n=8$	11
3	População = 100	13
4	População = 300	14
5	População = 500	14
6	Crossover = 20%	15
7	Crossover = 50%	15
8	Crossover = 80%	16
9	Mutação = 1%	16
10	Mutação = 10%	17
11	Mutação = 50%	17

Sumário

1	INTRODUÇÃO	7
2	REFERENCIAL TEÓRICO	8
2.1	O que é algoritmo genético?	8
2.1.1	Características	8
2.1.2	Aplicações	9
2.1.3	População e o Indivíduo	9
2.1.4	Aptidão ou Fitness e Elitismo	9
2.1.5	Seleção	10
2.1.6	Crossover & Mutação	10
2.2	N-rainhas (ou 8 rainhas)	11
3	METODOLOGIA	11
3.1	Implementação	11
3.2	Pacotes & Classes	12
4	CONCLUSÃO	13
4.1	Resultados Obtidos	13
4.1.1	Variação de População	13
4.1.2	Variação do Crossover	15
4.1.3	Variação da Mutação	16
4.2	Considerações finais	18
	REFERÊNCIAS	19

1 INTRODUÇÃO

Baseados na teoria envolvida em sala de aula e por pesquisas feitas na internet, foi desenvolvido o programa ***N-Generation***, onde o problema das n-rainhas é tratado fazendo uso de algoritmo genético de forma auto-explicativa, apresentando dados de resposta em tela, através de gráficos e posicionamento das peças na malha quadriculada simulando o tabuleiro de Xadrez.

2 REFERENCIAL TEÓRICO

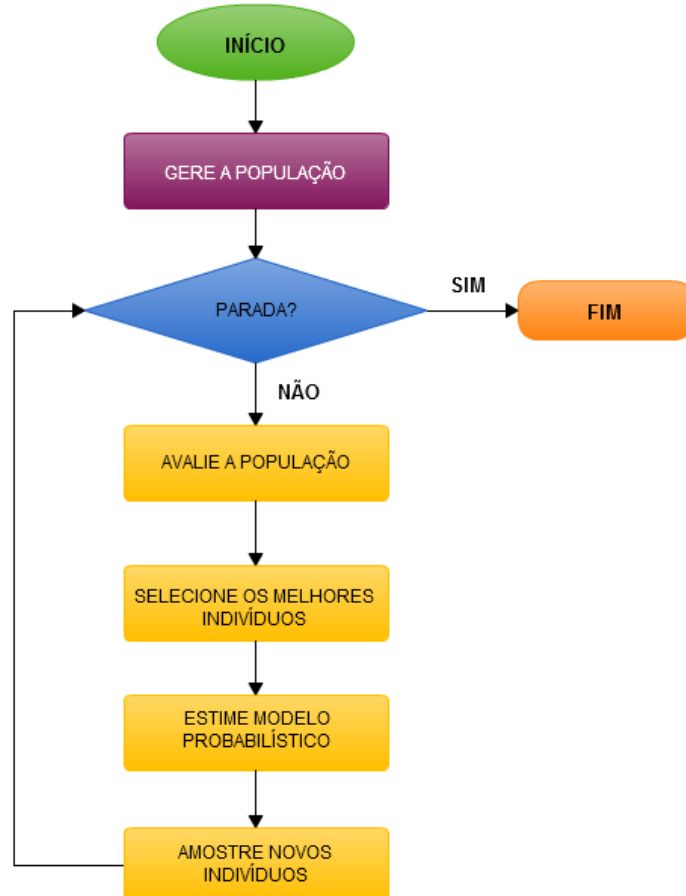
2.1 O que é algoritmo genético?

Um **algoritmo genético** (AG) nada mais é que uma técnica de busca utilizada na computação para achar soluções aproximadas em problemas de otimização e busca, fundamentado principalmente pelo americano John Henry Holland. Algoritmos genéticos são uma classe particular de algoritmos evolutivos que usam técnicas inspiradas pela biologia evolutiva como hereditariedade, mutação seleção natural e recombinação (ou *crossing over*).

2.1.1 Características

- AGs trabalham com uma codificação do conjunto de parâmetros e não com os próprios;
- AGs trabalham com uma população e não com um único ponto;
- AGs utilizam regras de transição probabilísticas e não determinísticas;
- AGs utilizam informações de custo ou recompensa e não derivadas ou outro conhecimento auxiliar.

Figura 1: Passos do Algoritmo Genético



2.1.2 Aplicações

Dentre a vasta aplicabilidade devido a sua adaptabilidade, os algoritmos genéticos se apresentam muito bem em ambientes dinâmicos, onde essa flexibilidade proporcionada resulta em soluções satisfatórias como em:

- Controle de Sistemas Dinâmicos;
- Indução e Otimização de Bases de Regras;
- Encontrar Novas Topologias Conexionistas;
- Engenharia de Sistemas Neurais Artificiais;
- Modelagem de Estruturas Neurais Biológicas;
- Simulação de Modelos Biológicos:
 - Comportamento;
 - Evolução;

2.1.3 População e o Indivíduo

A população será composta por todos os indivíduos de uma geração determinada onde ela deverá ser grande o suficiente para que a solução inicial possa realizar uma boa prospecção atrás de indivíduos com bom grau de aptidão (*fitness*). Sendo a função objetivo em R^2 , cada indivíduo será composto por um par ordenado de valores (x, y); Onde ambos possuirão representações cromossômicas independentes (um para x e outro para y).

2.1.4 Aptidão ou Fitness e Elitismo

Foi adotado que a aptidão será medida utilizando o próprio indivíduo aplicado na função objetivo. Esse índice diz o quão bom é esse indivíduo ou não. Quando se é mantido o elitismo no procedimento, mantém-se uma quantidade fixa de pais na troca de gerações, propagando uma cópia dos melhores indivíduos para gerações posteriores.

2.1.5 Seleção

O procedimento de seleção é um ponto chave no algoritmo, podendo ser realizado por torneio, roleta, ranking ou truncamento.

Seleção por Torneio:

- Escolhe-se k (tipicamente 2) indivíduos aleatoriamente da população e o melhor é selecionado;
- Não é proporcional a aptidão;
- Não é necessário roda da roleta, escalamento da aptidão ou ranking.

Seleção por Roleta: Os indivíduos são ordenados de acordo com a função-objetivo e lhes são atribuídas probabilidades decrescentes de serem escolhidos - probabilidades essas proporcionais à razão entre a adequação do indivíduo e a soma das adequações de todos os indivíduos da população. A escolha é feita então aleatoriamente de acordo com essas probabilidades. Dessa forma conseguimos escolher como pais os mais bem adaptados, sem deixar de lado a diversidade dos menos adaptados.

2.1.6 Crossover & Mutação

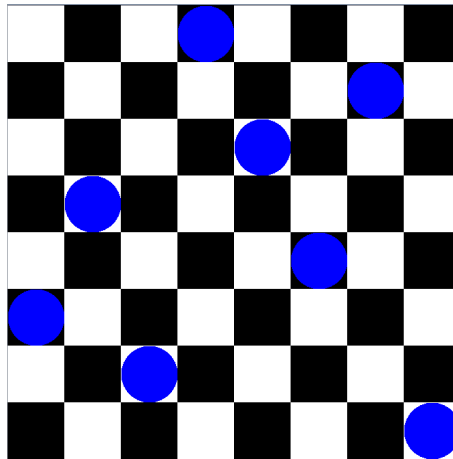
Crossover é um processo que imita o processo biológico homônimo na reprodução sexuada: os descendentes recebem em seu código genético parte do código genético do pai e parte do código da mãe. Esta recombinação garante que os melhores indivíduos sejam capazes de trocar entre si as informações que os levam a ser mais aptos a sobreviver, e assim gerar descendentes ainda mais aptos.

Por último vem as mutações, onde é verificado que poderá ocorrer em um indivíduo com boa aptidão, se tornando um indivíduo muito ruim, por isso se faz necessário o equilíbrio da taxa de mutação, não tão baixa que impeça a prospecção, mas também não tão alta que possa ocasionar divergência do ponto de mínimo (no nosso caso).

2.2 N-rainhas (ou 8 rainhas)

Como é sabido, a rainha é a peça mais poderosa do xadrez, pois pode se movimentar em qualquer direção e por qualquer número de casas. Esse problema propõe colocar n rainhas (8 na dimensão de um tabuleiro clássico) em um tabuleiro de dimensão n , em uma certa posição que não ocorra nenhum ataque por nenhuma das peças. Por exemplo, em um problema com $n=8$, temos a seguinte configuração:

Figura 2: Solução para $n=8$



O tabuleiro acima seria representado pelo vetor $\{5, 3, 6, 0, 2, 4, 1, 7\}$. Assim cada rainha é representada em uma coluna deste tabuleiro.

3 METODOLOGIA

3.1 Implementação

A aplicação foi desenvolvida em JAVA¹ em ambiente Eclipse² juntamente com a API JfreeChart³ para geração de gráficos, onde cada Indivíduo da população, representa uma possível solução, o gene é representado por um vetor de n posições, onde o índice do vetor é a posição x e o valor deste índice a posição y , de uma rainha no tabuleiro.

¹Mais em: <http://www.oracle.com/technetwork/pt/java/javase/downloads/jdk8-downloads-2133151.html>

²Mais em: <https://eclipse.org/>

³Mais em: <http://www.jfree.org/jfreechart/>

3.2 Pacotes & Classes

A caráter de organização, o programa foi dividido em pacotes:

- evolução:
 - Indivíduo;
 - População;
 - Tabuleiro.
- genética:
 - Execute.java
- GUI:
 - AboutBox.java;
 - Chart.java;
 - Frame.java;
 - PintaTabuleiro.java.

1. **Indivíduo:** Classe que define uma possível solução, nela são implementados os métodos de adicionar rainha ao tabuleiro, avaliar as colisões e gerar aptidão a partir dessas colisões;
2. **População:** Classe que define um conjunto de indivíduos, atribuindo uma posição e ordenando-os dentro do vetor, tiramos a média de aptidão dos mesmos por: aptidão total/numero de indivíduos;
3. **Tabuleiro:** Classe que define o tabuleiro em um vetor bi-dimensional $n \times n$, seus métodos de atualização e verificação das posições (livre ou ocupado);
4. **Execute:** Classe implementada com os métodos do AG, as operações de manipulação dos *genes* (indivíduos) ocorrerão aqui, como: nova geração, *crossover*, seleção (roleta/torneio), mutação e elitismo.
5. **AboutBox:** Método de interface para o "Sobre";
6. **Chart:** Método de interface implementado usando o *JfreeChart* para gerar o gráfico de análise com o número de gerações x número de colisões;
7. **Frame:** Método principal de interface feito em Swing⁴, onde são expostos os gráficos/tabuleiro em abas, os campos para alteração dos parâmetros e tela de log para análise mais detalhada das operações.
8. **PintaTabuleiro:** Método de interface que modela o tabuleiro quanto a seus quadrados e peças (rainhas) nele.

⁴Ver mais em: https://pt.wikipedia.org/wiki/Swing_Java

4 CONCLUSÃO

4.1 Resultados Obtidos

Aqui fica demonstrado algumas configurações de testes realizados, variando-se o tamanho de população, as taxas de mutação e crossover. É notado durante esses testes que ao se aumentar a quantidade de indivíduos na população ocorre maior taxa de sucesso e convergência mais rápida para o resultado, em menos gerações que o limite total, mesmo se aplica caso a população seja fixa e se aumente a taxa de mutação, aumentando assim a variabilidade genética dos indivíduos com ou sem o uso do elitismo, mas piorando visivelmente a aptidão média. Também foi visto que com taxas de crossover acima de 70% responde melhor o algoritmo.

4.1.1 Variação de População

Figura 3: População = 100

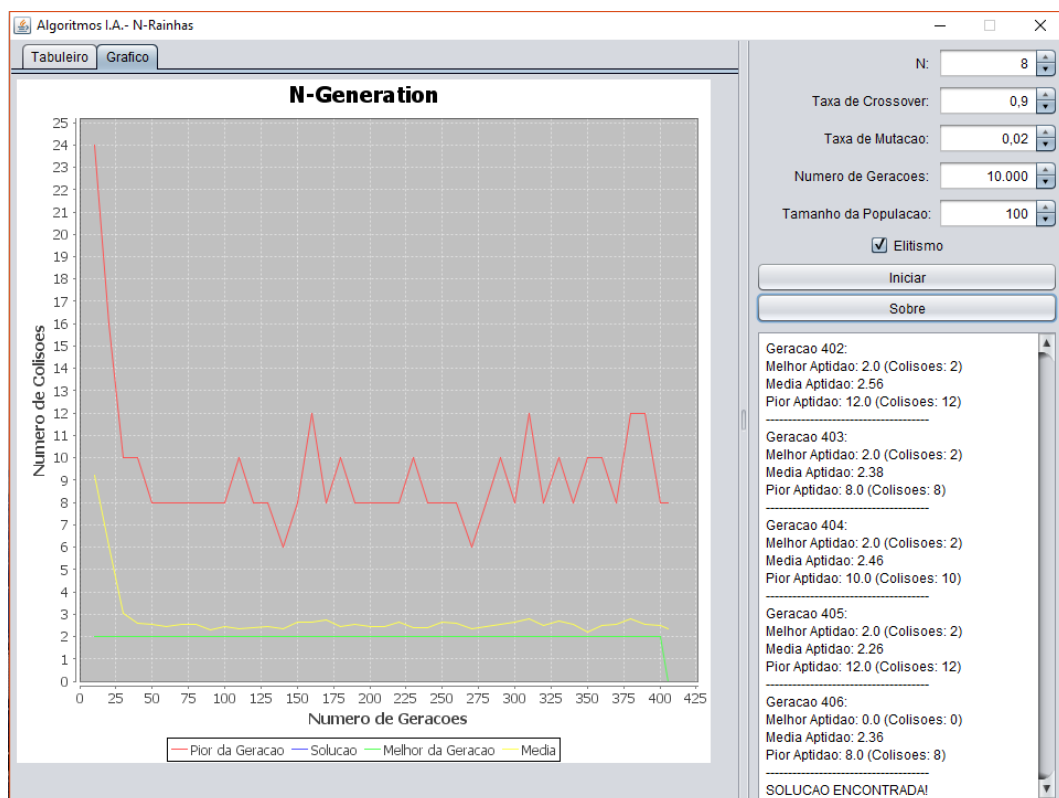


Figura 4: População = 300

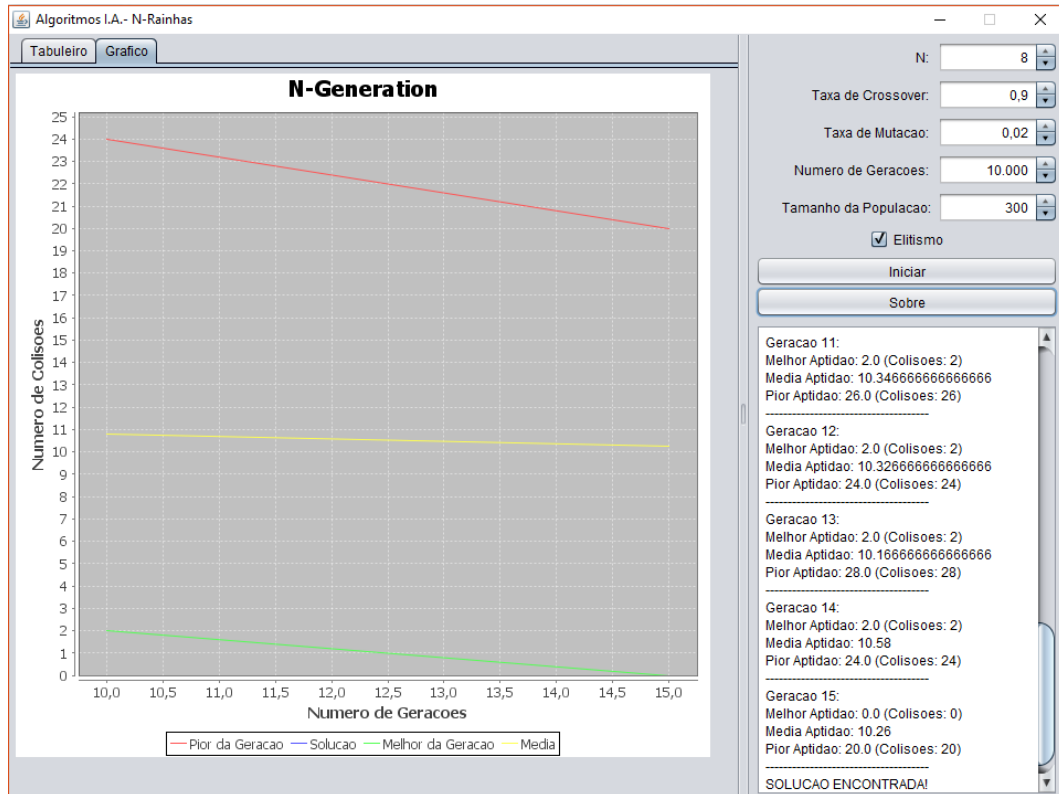
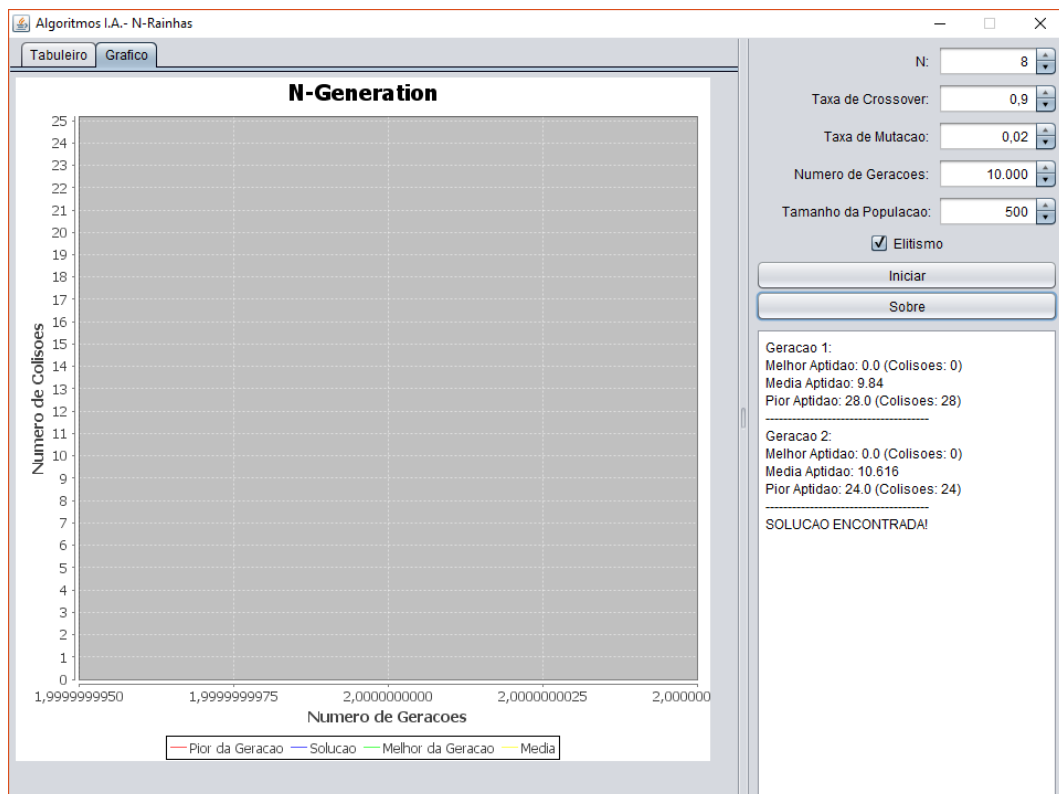


Figura 5: População = 500



4.1.2 Variação do Crossover

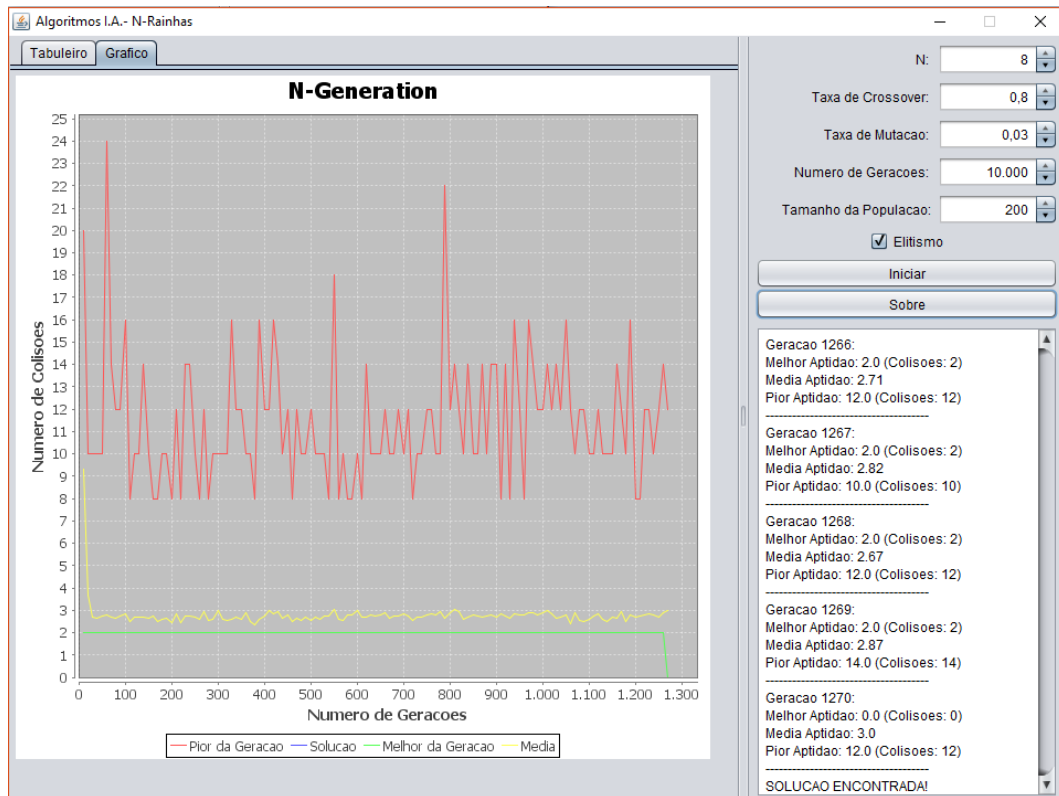
Figura 6: Crossover = 20%



Figura 7: Crossover = 50%



Figura 8: Crossover = 80%



4.1.3 Variação da Mutação

Figura 9: Mutação = 1%

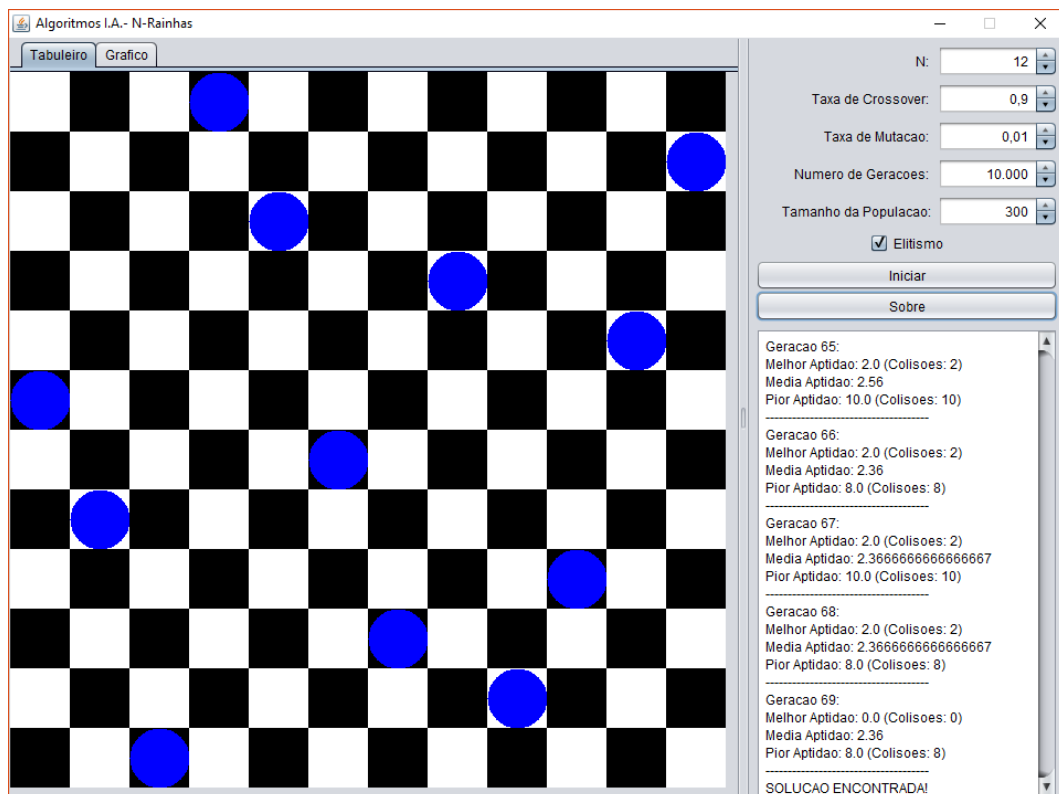


Figura 10: Mutação = 10%

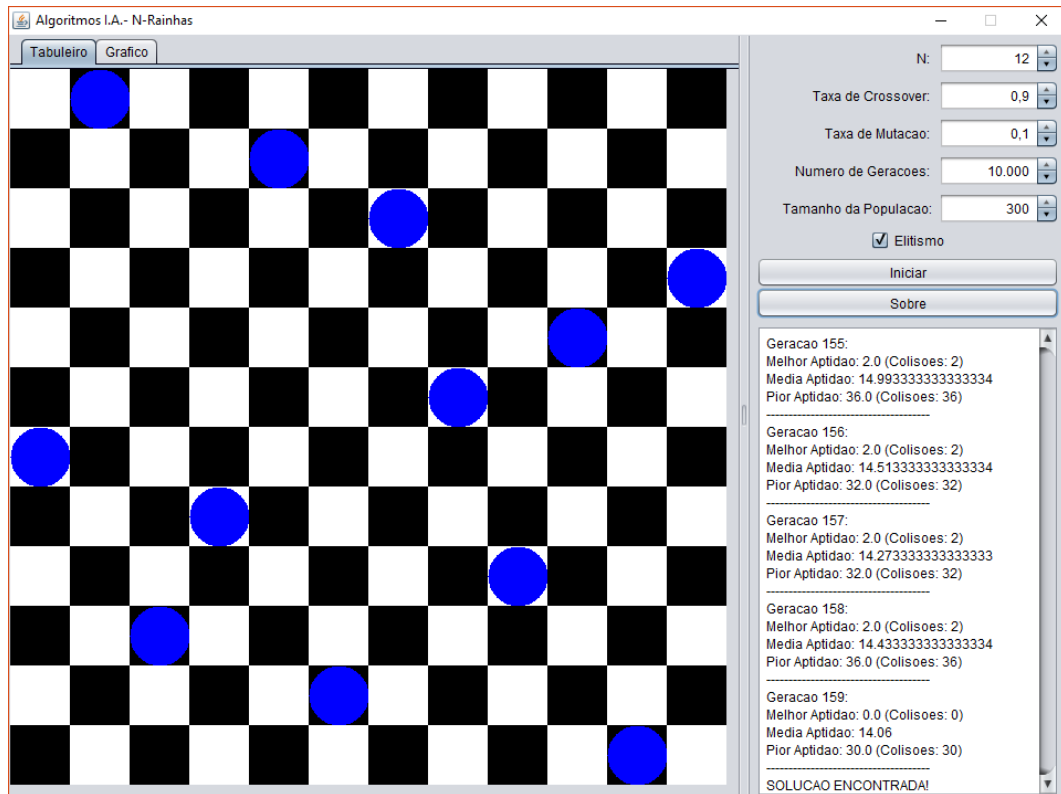
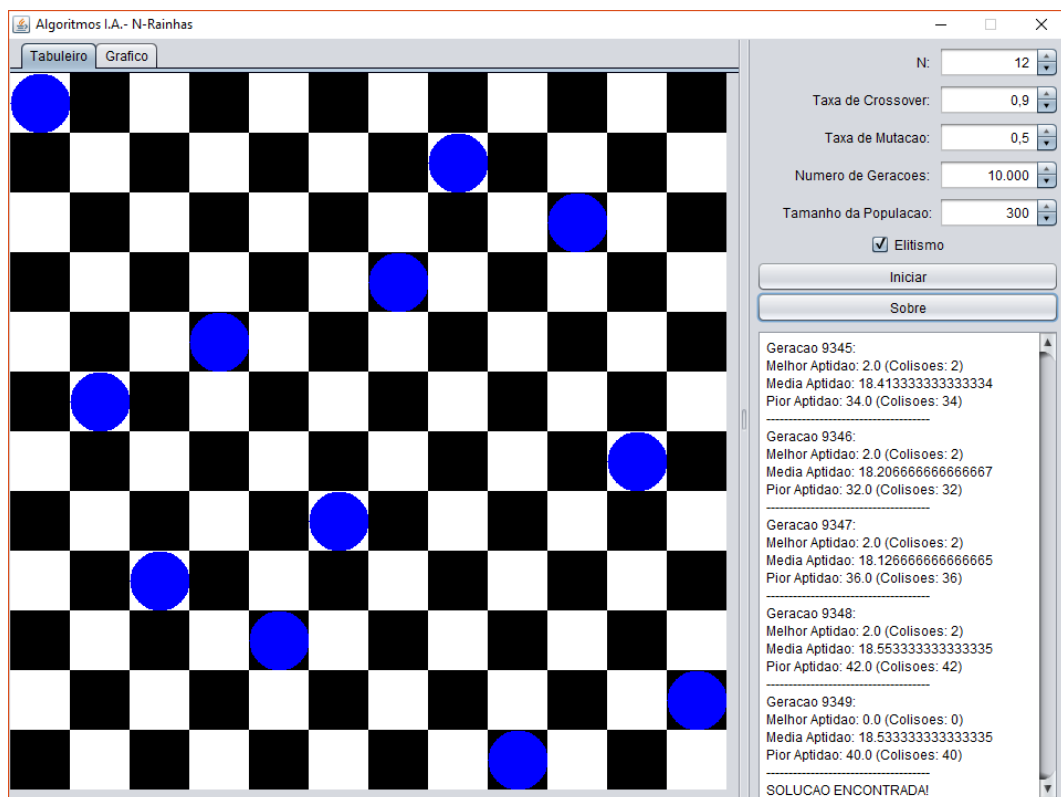


Figura 11: Mutação = 50%



4.2 Considerações finais

O uso e a aplicabilidade dos algoritmos genéticos realmente impressiona, a mecânica de sua implementação não é tão complexa (pelo menos no caso estudado) e os resultados são bem satisfatórios.

REFERÊNCIAS

FIRMINO, Manoel – Notas de Aula para Otimização de Sistemas, DCA-UFRN;

GENÉTICOS, Algoritmos (AG's) - Prof. Von Zuben, DCA/FEEC/Unicamp. Disponível em: <ftp://ftp.dca.fee.unicamp.br/pub/docs/vonzuben/ia707_01/topico6_01.pdf>. Acessado em 7 de Abril de 2016;

GENÉTICOS, Algoritmos - Instituto de Ciências Matemáticas e de Computação(ICMC) USP-São Carlos. Disponível em: <<http://www.icmc.usp.br/pessoas/andre/research/genetic/>>. Acessado em 8 de Abril de 2016;

GENÉTICOS, Algoritmos - Wikipédia A enciclopédia livre. Disponível em: <https://pt.wikipedia.org/wiki/Algoritmo_genético>. Acessado em 7 de Abril de 2016;

LINDEN, Ricardo - Algoritmos genéticos: uma importante ferramenta de inteligência Computacional 2ª ed., Brasport,2008.