

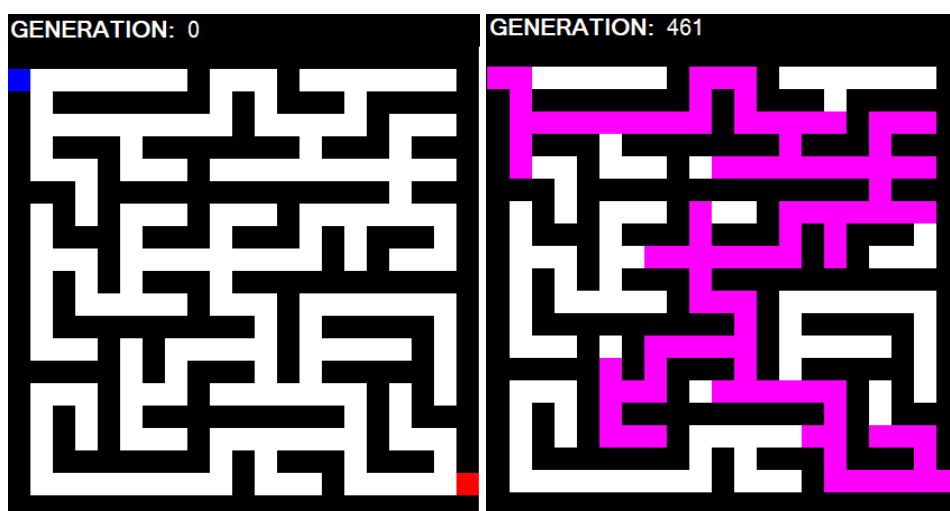


ESCOLA SECUNDÁRIA D. INÊS DE CASTRO

CURSO CIENTÍFICO-HUMANÍSTICO DE
CIÊNCIAS E TECNOLOGIAS

PROJETO DE APLICAÇÕES INFORMÁTICAS B

Algoritmos Genéticos



NOME DO ALUNO: FRANCISCO MIGUEL LOIRO SERRALHEIRO N°:14

ANO: 12º TURMA: 12ºCT-A

PROFESSOR: Nuno José da Silva Trindade Duarte

DATA: 12-12-2016

Índice

Índice	2
1. Resumo	3
2. Introdução.....	4
3. Descrição do problema.....	5
4. Recursos utilizados	6
5. Desenvolvimento do projeto	7
6. Conclusões	13
7. Reflexão Final	14
8. Referências	15
8.1. Como indicar as referências	Erro! Marcador não definido.
9. Anexos	17
10. Outras considerações	Erro! Marcador não definido.
10.1. Tabelas, figuras e gráficos	Erro! Marcador não definido.
10.2. Questões de linguagem	Erro! Marcador não definido.

1. Resumo

Este relatório descreve o processo e o trabalho que esteve subjacente à conceção e programação de um algoritmo genético. O algoritmo genético irá ter como principal função a de resolver qualquer labirinto, independentemente do grau de complexidade do mesmo.

Primeiramente, são expostos os problemas de programação, diretamente relacionados com conceitos de algoritmos genéticos, como por exemplo, o problema do *fitness* e o problema do *crossover*.

Posteriormente, os problemas gráficos são resolvidos, para irem de encontro àquilo que é o principal objetivo - apresentar ao utilizador a solução do labirinto.

2. Introdução

O presente relatório é elaborado no âmbito da disciplina de Aplicações Informáticas B, com vista à conclusão de um novo projeto, neste caso, continuando a aprender novas áreas da Programação.

O projeto desenvolveu-se na Escola Secundária D. Inês de Castro, nas aulas da disciplina, em computadores escolares e no meu computador pessoal, durante o 3º Período letivo. O programa utilizado foi apenas o Visual Studio 2015.

O tema abordado foi algoritmos genéticos. *Genetic algorithms* são uma área da inteligência artificial, e o seu principal objetivo é evoluir, através de processos evolutivos baseados na teoria da evolução biológica, uma população de indivíduos abstratos, até atingirem um determinado objetivo.

Assim, com o principal objetivo de aprender o máximo sobre esta *branch* da inteligência artificial, desenvolvi um algoritmo genético que evolui um número de indivíduos de uma mesma população a resolverem um labirinto. Como linguagem de programação escolhi o C#, visto que é a que é utilizada no ambiente de programação que estou mais familiarizado, o Visual Studio.

3. Descrição do problema

O problema que se pretende resolver é o de programar um algoritmo genético que resolva qualquer labirinto. Isto é, terá de ser programado um algoritmo que traduza o método genético de evoluir uma população, com o objetivo de esta convergir para uma solução do labirinto.

Posto isto, o grande objetivo a que se pretende chegar é um algoritmo que consiga resolver qualquer labirinto, independentemente da complexidade.

4. Recursos utilizados

Neste projeto utilizei variados recursos para o suporte e o desenvolvimento do programa. No que toca ao ambiente de programação utilizei o Visual Studio Community 2015, na versão 14.0.

Para manter o trabalho atualizado entre os diversos aparelhos usei uma pen USB e o Google Drive.

Foram-me disponibilizados equipamentos e ajuda informática pelo professor orientador e pela escola.

5. Desenvolvimento do projeto

Antes de começar qualquer programação, é necessário dividir o problema em etapas, neste caso, as etapas da evolução genética.

Primeiramente, o indivíduo a ser criado em qualquer algoritmo genético é dotado de material genético (DNA) e o *fitness*. O material genético é aquilo que vai sofrer, diretamente, evolução, e é o que vai ser responsável de expôr essa evolução, tal como um ser humano e o seu material genético. O *fitness* é o grau de aptidão/prestação do indivíduo no ambiente em que evolui. É uma “pontuação” que vai aumentando consoante a prestação do indivíduo.

Assim, transcrevendo para o problema do labirinto, o material genético dos indivíduos vai ser o movimento deste, isto é, todos os indivíduos vão ter 5 genes diferentes: o que é responsável por mover o indivíduo para a esquerda, para a direita, para cima, para baixo e um gene que é responsável por não mover o indivíduo. No caso do *fitness*, quanto maior for a proximidade do indivíduo ao final, maior o grau de *fitness*.

O próximo passo para programar um algoritmo genético é compreender os mecanismos de evolução: geração de uma população, cálculo de *fitness* dos indivíduos, ordenação decrescente da população por fitness, seleção dos indivíduos para a próxima população, os indivíduos selecionados vão sofrer fenómenos de *crossover* entre o seu material genético e, finalmente, a mutação (ou não) dos indivíduos da população. Este método é iterado por cada geração de indivíduos.

5.1. Problemas de programação

Problema da primeira população

Antes do algoritmo genético evoluir uma população, é necessário haver uma primeira população para começar a evolução. Por isso, uma primeira população de indivíduos, cujo número pode ser escolhido pelo utilizador no painel de controlo da aplicação, é gerada aleatoriamente, com o número de genes de cada indivíduo a ser também decidido

```
Individual[] InitPopulation()
{
    int MinGenomeSize = Convert.ToInt16(textBoxMinGenome.Text);
    int MaxGenomeSize = Convert.ToInt16(textBoxMaxGenome.Text);
    //reset population
    population = new Individual[PopulationSize];
    for (int i = 0; i < population.Length; i++)
    {
        Individual p = new Individual(MinGenomeSize, MaxGenomeSize);
        population[i] = p;
    }
    return population;
}
```

aleatoriamente, entre um mínimo e máximo, escolhidos, também, pelo utilizador. Onde o método sublinhado é um construtor de objetos da classe “Individual”, que controli indivíduos com o número de genes compreendido entre “MinGenomeSize” e “MaxGenomeSize”.

Problema o cálculo de fitness

Depois, os indivíduos dessa população têm de ter um *fitness* que é calculado:

```
void FitnessEvalAndRanking(Individual[] pop)
{
    foreach (Individual ind in pop)
        ind.evaluate(labirinto);

    Array.Sort(pop);
}
```

Point position = labirinto.Entry;

//get DNA

```
for (int i = 0; i < DNA.Length; i++)
{
    switch (DNA[i])
    {
        case Gene.Left:
            if (position.Y == 0) break;
            if (labirinto.grid[position.X, position.Y - 1] == 0) break;
            position.Y--; break;

        case Gene.Right:
            if (position.Y == labirinto.Width - 1) break;
            if (labirinto.grid[position.X, position.Y + 1] == 0) break;
            position.Y++; break;

        case Gene.Up:
            if (position.X == 0) break;
            if (labirinto.grid[position.X - 1, position.Y] == 0) break;
            position.X--; break;

        case Gene.Down:
            if (position.X == labirinto.Height - 1) break;
            if (labirinto.grid[position.X + 1, position.Y] == 0) break;
            position.X++; break;
    }
}

double distance = Math.Sqrt(Math.Pow(labirinto.Exit.X - position.X, 2)
    + (Math.Pow(labirinto.Exit.Y - position.Y, 2)));
fitness = 1 / distance;
```

O método “FitnessEvalAndRanking” começa um processo iterativo por cada indivíduo, utilizando o método “evaluate” que está à direita. Neste momento, o genoma dos indivíduos vai ser lido, gerando uma posição no labirinto. Depois, o inverso da distância entre essa posição gerada pelo movimento do indivíduo (pelo genoma) e o ponto da saída resulta no *fitness* indivíduo.

Problema da seleção

Posteriormente, os melhores indivíduos desta população, pois estes foram organizados anteriormente, através de uma “Icomparable” e do método “Array.Sort”, irão ser

```
Individual[] Selection(Individual[] population)
{
    Individual[] popselected = new Individual[PopulationSize];

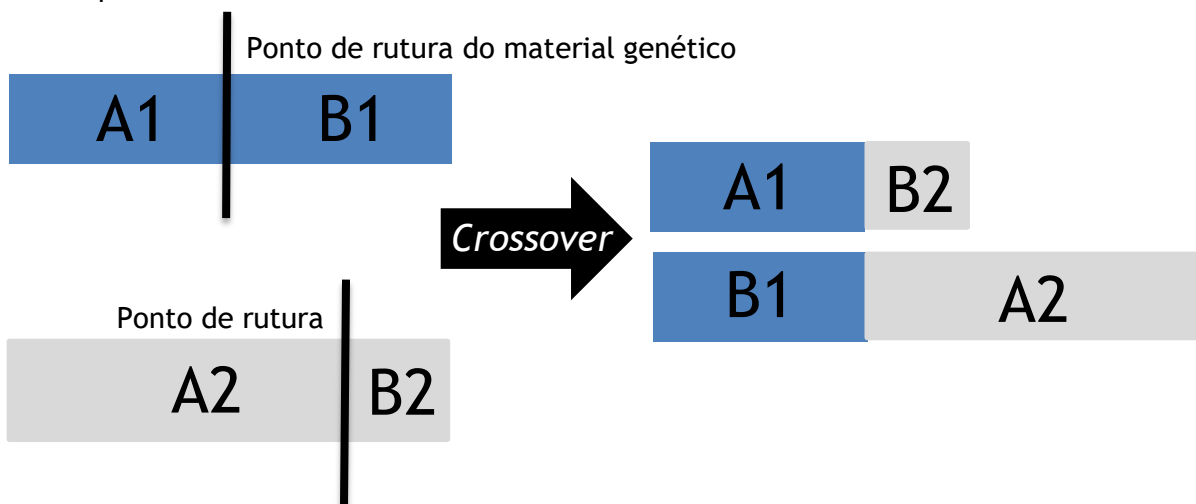
    //ciclo que vai selecionar a próxima pop baseada no ranking
    for (int i = 0; i < popselected.Length; i++)
    {
        for (int j = 0; j < population.Length; j++)
        {
            float probab = rnd.Next(0, 101);
            if (probab < PSelec)
            {
                popselected[i] = population[j];
                break;
            }
        }
        if (popselected[i] == null) popselected[i] = population[population.Length - 1];
    }
    return popselected;
}
```

selecionados para sofrer *crossover* e *mutation*, que são os fenómenos que irão fazer converger a população em indivíduos aptos para solucionar o problema. O utilizador poderá escolher uma probabilidade, a probabilidade de seleção, e a cada indivíduo vai ser testada esta

probabilidade. Se o indivíduo passar, passa diretamente para a próxima etapa e o ciclo é recomeçado, de maneira a que os melhores indivíduos tenham maior probabilidade de ser selecionados. Desta maneira a próxima população irá ter melhores indivíduos (maior *fitness*). Irá também ser garantida a passagem do último indivíduo se todos os indivíduos não conseguirem ser selecionados.

Problema do *crossover*

Quando os indivíduos chegam a esta fase do algoritmo, vão sofrer o *crossover* do material genético. Este fenómeno é caracterizado por dar variabilidade genética à população. O *crossover* é feito de maneira que o material genético é partido em dois pontos gerados aleatoriamente, depois esses conjuntos de genes são cruzados, de maneira que o esquema expõe:



O material genético é cruzado e são formados dois novos indivíduos

```
Individual[] Crossover(Individual[] matingPool)
{
    List<Individual> mutationpool = new List<Individual>();
    Individual firstcross = null;
    foreach (Individual ind in matingPool)
    {
        //checkforcross
        float prob = rnd.Next(0, 101);

        if (prob < PCross)
        {
            //check if some individual is in standby
            if (firstcross == null)
                firstcross = ind;

            //cross
            else
            {
                Individual[] results = firstcross.cross(ind);

                //add results to pool
                foreach (Individual i in results)
                {
                    mutationpool.Add(i);
                }
                //reset firstcross
                firstcross = null;
            }
        }
    }
    else
        mutationpool.Add(ind);
}
```

A cada indivíduo vai ser testado esta probabilidade, se passar, o indivíduo irá sofrer *crossover* com outro indivíduo. Senão, o indivíduo irá passar diretamente para a próxima *pool*, que é a *pool* de mutação. Desta maneira, a próxima população irá ter maior variabilidade genética e indivíduos mais aptos.

Problema da mutação

A quarta e última alteração que o genoma dos indivíduos pode sofrer é a mutação. A mutação é mais uma garantia de introduzir variabilidade na população, através da alteração de um gene, numa posição aleatória no genoma, para outro gene aleatório. Desta maneira, se o indivíduo ficar preso num máximo local, é através de mecanismos como a mutação que será possível a escapatória desses máximos. Assim, o utilizador poderá escolher, no painel de controlo, uma probabilidade de mutação. Cada indivíduo será submetido a essa probabilidade. Se passar o indivíduo sofrerá mutação.

```
void Mutation(Individual[] pop)
{
    foreach (Individual ind in pop)
    {
        float prob = rnd.Next(0, 101);
        if (prob <= PMutate) ind.mutate();
    }
}

public void mutate()
{
    if (DNA.Length == 0) return;

    int geneposition = rnd.Next(0, DNA.Length);
    int anothergene = rnd.Next(0, 5);

    switch (anothergene)
    {
        case 0:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Left;
            break;
        case 1:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Right;
            break;
        case 2:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Up;
            break;
        case 3:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Down;
            break;
        case 4:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Stop;
            break;
    }
}
```

Control Panel	
<input checked="" type="radio"/> Draw Player	MinGenome Size: 50
<input type="radio"/> Draw Path	MaxGenome Size: 100
	Population Size: 100
	Crossover Probability: 70
	Mutate Probability: 1
	Step: 1
	Start
	Continue
	Reset

Painel de controlo

Uma grande componente deste projeto é, além do algoritmo genético, a representação gráfica. Não só para fins de *debug*, a representação da evolução de uma população é sempre muito mais interessante do que a análise de variáveis em menus de *debug*. Por isso, era obrigatório este projeto ter a representação gráfica do problema. Primeiro foi preciso resolver o problema da representação do labirinto cujo os indivíduos vão tentar solucionar. Depois é muito apelativa a representação, nesse labirinto, do melhor indivíduo da geração em questão.

Pagina 11 de 26

Problema da representação do melhor indivíduo

Finalmente, para perceber a evolução de uma maneira mais visual, seria necessário a representação gráfica do melhor indivíduo de uma população que, como é organizado decrescentemente por *fitness*, será o primeiro indivíduo. Para desenhar o caminho que este leva, o material genético é lido, mais uma vez, e a cada posição resultante de cada gene é “pintada” a “PictureBox” respetiva no vetor das imagens, que foi criado no método que desenha o labirinto.

```
//get DNA
for (int i = 0; i < pop[0].DNA.Length; i++)
{
    switch (pop[0].DNA[i])
    {
        case Gene.Left:
            if (position.Y == 0) break;
            if (labirinto.grid[position.X, position.Y - 1] == 0) break;
            position.Y--; break;

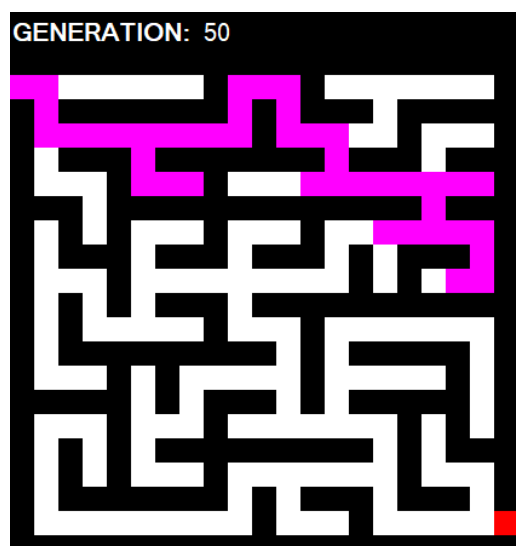
        case Gene.Right:
            if (position.Y == labirinto.Width - 1) break;
            if (labirinto.grid[position.X, position.Y + 1] == 0) break;
            position.Y++; break;

        case Gene.Up:
            if (position.X == 0) break;
            if (labirinto.grid[position.X - 1, position.Y] == 0) break;
            position.X--; break;

        case Gene.Down:
            if (position.X == labirinto.Height - 1) break;
            if (labirinto.grid[position.X + 1, position.Y] == 0) break;
            position.X++; break;
    }

    pictures[position.X, position.Y].BackColor = Color.Magenta;
}
```

Representação do melhor indivíduo na geração 50:



6. Conclusões

Concluindo, este projeto cumpriu, minimamente, os objetivos projetados. Para o tempo em que foi desenvolvido o algoritmo resultante conseguiu resolver, em poucas gerações, um labirinto de grau de complexidade média. Mesmo assim, ainda gostaria de testar com muito mais detalhe e pormenor o algoritmo, porque nunca deixou de gerar resultados estranhos, assim como melhorar a interface do utilizador.

7. Reflexão Final

A grande lição que consegui retirar deste projeto foi a de manter a calma e partir um problema muito maior em problemas mais pequeninos. E apesar de eu já o saber, no que envolveu parte gráfica e algoritmo não me consegui concentrar apenas num, tentei resolver todos de uma só vez, o que culminou num programa cheio de bugs e erros e “NullPointerException”.

Por isso, sempre que me deparar com um problema que envolva representação gráfica, elaboração de um algoritmo ou ambos é sempre importante me lembrar que os problemas devem ser repartidos, resolvidos e testados individualmente. Até que, num todo, seja interligado e testado conseguindo, desta maneira, um projeto seguro e conciso.

8. Referências

1. <http://stackoverflow.com/> - Consultado ao longo do projeto para esclarecer as mais variadas dúvidas sobre programação.
2. <https://www.youtube.com/watch?v=kHyNqSnzP8Y&t=1636s> - Consultado, no início do projeto, para estudar a teoria dos algoritmos genéticos.

9. Anexos

Código do Form:

```
using System;
using System.Collections.Generic;
using System.ComponentModel;
using System.Data;
using System.Drawing;
using System.Linq;
using System.Text;
using System.Threading.Tasks;
using System.Windows.Forms;
using System.IO;

namespace WindowsFormsApplication23
{
    public partial class FormGA : System.Windows.Forms.Form
    {
        int generationnumb = 0;
        int PopulationSize = 10;
        int genomesize = 0;
        bool stop = false;
        int step = 0;
        int PSelec = 70;
        int PCross = 30;
        int PMutate = 1;

        Individual[] population;
        PictureBox[,] pictures;
        Labirinto labirinto;

        private static Random rnd;

        static FormGA()
        {
            rnd = new Random();
        }

        public FormGA()
        {
            InitializeComponent();
        }

        private void Form1_Load(object sender, EventArgs e)
        {
            genomesize = Convert.ToInt16(textBoxPopulation.Text);
            PopulationSize = Convert.ToInt16(textBoxPopulation.Text);
            labelGeneration.Text = Convert.ToString(generationnumb);
            PSelec = Convert.ToInt16(textBoxCrossover.Text);
            PMutate = Convert.ToInt16(textBoxMutation.Text);
            step = Convert.ToInt16(textBoxStep.Text);

            //int[,] l = {
            //    //----->y
            //    {0,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1},//|
            //    {0,0,0,0,0,1,1,1,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0},//|
            //    {1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1,1},//|
            //    {0,0,0,0,0,1,1,1,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0},//|
            //    {0,0,0,0,0,1,1,1,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0},//|
            //}
```

[illegible]

```

}
private void evolute()
{
    //checkstep
    int rest = 0;
    rest = generationnumb % step;
    if (rest == 0)//Stop
        stop = true;
    //dar continuidade à geração
    if (generationnumb == 0)
    {
        population = InitPopulation();
        generationnumb++;
        labelGeneration.Text = Convert.ToString(generationnumb);
    }
    else
    {
        generationnumb++;
        labelGeneration.Text = Convert.ToString(generationnumb);
    }

    FitnessEvalAndRanking(population);

    //representação gráfica
    DrawBestPlayer(population, pictures);

    //evolution
    population = Selection(population);
    population = Crossover(population);
    Mutation(population);
}
private void DrawBestPlayer(Individual[] pop, PictureBox[,] pictures)
{
    labirinto.redraw(panel1, pictures);
    //First pos
    Point position = labirinto.Entry;

    pictures[position.X, position.Y].BackColor = Color.Magenta;

    SuspendLayout();

    //get DNA
    for (int i = 0; i < pop[0].DNA.Length; i++)
    {
        switch (pop[0].DNA[i])
        {
            case Gene.Left:
                if (position.Y == 0) break;
                if (labirinto.grid[position.X, position.Y - 1] == 0) break;
                position.Y--; break;

            case Gene.Right:
                if (position.Y == labirinto.Width - 1) break;
                if (labirinto.grid[position.X, position.Y + 1] == 0) break;
                position.Y++; break;

            case Gene.Up:
                if (position.X == 0) break;
                if (labirinto.grid[position.X - 1, position.Y] == 0) break;
                position.X--; break;

            case Gene.Down:
                if (position.X == labirinto.Height - 1) break;
                if (labirinto.grid[position.X + 1, position.Y] == 0) break;

```

```

        position.X++; break;
    }

    pictures[position.X, position.Y].BackColor = Color.Magenta;
}

ResumeLayout();
}
private void radioButtonElement_CheckedChanged(object sender, EventArgs e)
{
}

private void radioButtonPath_CheckedChanged(object sender, EventArgs e)
{
}

private void reset()
{
    generationnumb = 0;
    population = new Individual[PopulationSize];
    evolute();
}
private void buttonReset_Click(object sender, EventArgs e)
{
    reset();
}

private void buttonStart_Click(object sender, EventArgs e)
{
    evolute();
}

private void buttonContinue_Click(object sender, EventArgs e)
{
    stop = false;
    if (buttonContinue.Text.Equals("Stop")) stop = true;
    if (!stop)
    {
        buttonContinue.Text = "Stop";
        while (!stop)
        {
            evolute();
            //checkforstop
            if (stop) buttonContinue.Text = "Continue";
        }
    }
    else buttonContinue.Text = "Continue";
}

Individual[] InitPopulation()
{
    int MinGenomeSize = Convert.ToInt16(textBoxMinGenome.Text);
    int MaxGenomeSize = Convert.ToInt16(textBoxMaxGenome.Text);
    //reset population
    population = new Individual[PopulationSize];
    for (int i = 0; i < population.Length; i++)
    {
        Individual p = new Individual(MinGenomeSize, MaxGenomeSize);
        population[i] = p;
    }
}

```

```

        return population;
    }

    void FitnessEvalAndRanking(Individual[] pop)
    {
        foreach (Individual ind in pop)
            ind.evaluate(labirinto);

        Array.Sort(pop);
    }

    Individual[] Selection(Individual[] population)
    {
        Individual[] popselected = new Individual[PopulationSize];

        //ciclo que vai selecionar a próxima pop baseada no ranking
        for (int i = 0; i < popselected.Length; i++)
        {
            for (int j = 0; j < population.Length; j++)
            {
                float probab = rnd.Next(0, 101);
                if (probab < PSelec)
                {
                    popselected[i] = population[j];
                    break;
                }
            }
            if (popselected[i] == null) popselected[i] = population[population.Length -
1];

        }
        return popselected;
    }

    Individual[] Crossover(Individual[] matingPool)
    {
        List<Individual> mutationpool = new List<Individual>();
        Individual firstcross = null;
        foreach (Individual ind in matingPool)
        {
            //checkforcross
            float probab = rnd.Next(0, 101);

            if (probab < PCross)
            {
                //check if some individual is in standby
                if (firstcross == null)
                    firstcross = ind;

                //cross
                else
                {
                    Individual[] results = firstcross.cross(ind);

                    //add results to pool
                    foreach (Individual i in results)
                    {
                        mutationpool.Add(i);
                    }
                    //reset firstcross
                    firstcross = null;
                }
            }
            else

```

```

        mutationpool.Add(ind);
    }
    return mutationpool.ToArray();
}

void Mutation(Individual[] pop)
{
    foreach (Individual ind in pop)
    {
        float probab = rnd.Next(0, 101);
        if (probab <= PMutate) ind.mutate();
    }
}

private void textBoxStep_TextChanged(object sender, EventArgs e)
{
    if (textBoxStep.Text == "") return;
    step = Convert.ToInt16(textBoxStep.Text);
    evolve();
}

private void textBoxPopulation_TextChanged(object sender, EventArgs e)
{
    //reset PopulationSize
    PopulationSize = Convert.ToInt16(textBoxPopulation.Text);

    reset();
}

private void textBoxCrossover_TextChanged(object sender, EventArgs e)
{
    PCross = Convert.ToInt16(textBoxCrossover);
    reset();
}

private void textBoxMutation_TextChanged(object sender, EventArgs e)
{
    PMutate = Convert.ToInt16(textBoxMutation.Text);
    reset();
}

private void textBoxMinGenome_TextChanged(object sender, EventArgs e)
{
    reset();
}

private void textBoxMaxGenome_TextChanged(object sender, EventArgs e)
{
    reset();
}
}
}

```

Código da classe Individual:

```

using System;
using System.Collections.Generic;
using System.Drawing;
using System.Linq;
using System.Text;
using System.Threading.Tasks;

```

```

using System.Windows.Forms;

namespace WindowsFormsApplication23
{
    enum Gene { Left, Right, Up, Down, Stop };

    class Individual : IComparable
    {
        //location
        public Gene[] DNA { get; set; }
        public double fitness { get; set; }
        private static Random rnd;
        static Individual()
        {
            rnd = new Random();
        }

        public Individual(Gene[] DNA) {
            this.DNA = DNA;
        }

        public Individual(int minGenomeSize, int maxGenomeSize)
        {
            int genomeSize = rnd.Next(minGenomeSize, maxGenomeSize + 1);
            DNA = new Gene[genomeSize];

            for (int i = 0; i < genomeSize; i++)
            {
                int c = rnd.Next(1, 5);
                switch (c)
                {
                    case 1:
                        DNA[i] = Gene.Down;
                        break;
                    case 2:
                        DNA[i] = Gene.Left;
                        break;
                    case 3:
                        DNA[i] = Gene.Right;
                        break;
                    case 4:
                        DNA[i] = Gene.Up;
                        break;
                    case 5:
                        DNA[i] = Gene.Stop;
                        break;
                }
            }
        }

        public void evaluate(Labirinto labirinto)
        {
            //First pos
            Point position = labirinto.Entry;

            //get DNA
            for (int i = 0; i < DNA.Length; i++)
            {
                switch (DNA[i])
                {
                    case Gene.Left:
                        if (position.Y == 0) break;
                        if (labirinto.grid[position.X, position.Y - 1] == 0) break;
                        position.Y--; break;
                }
            }
        }
    }
}

```

```

        case Gene.Right:
            if (position.Y == labirinto.Width - 1) break;
            if (labirinto.grid[position.X, position.Y + 1] == 0) break;
            position.Y++; break;

        case Gene.Up:
            if (position.X == 0) break;
            if (labirinto.grid[position.X - 1, position.Y] == 0) break;
            position.X--; break;

        case Gene.Down:
            if (position.X == labirinto.Height - 1) break;
            if (labirinto.grid[position.X + 1, position.Y] == 0) break;
            position.X++; break;

    }
}
double distance = Math.Sqrt(Math.Pow(labirinto.Exit.X - position.X, 2)
    + (Math.Pow(labirinto.Exit.Y - position.Y, 2)));
fitness = 1 / distance;
}

public void mutate()
{
    if (DNA.Length == 0) return;

    int geneposition = rnd.Next(0, DNA.Length);
    int anothergene = rnd.Next(0, 5);

    switch (anothergene)
    {
        case 0:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Left;
            break;
        case 1:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Right;
            break;
        case 2:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Up;
            break;
        case 3:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Down;
            break;
        case 4:
            this.DNA[geneposition] = Gene.Stop;
            break;
    }
}

public Individual[] cross(Individual ind)
{
    int thisBreakPoint = rnd.Next(1, this.DNA.Length + 1);
    int indBreakPoint = rnd.Next(1, ind.DNA.Length + 1);

    Gene[] indA1B2 = this.DNA.Take(thisBreakPoint +
1).Concat(ind.DNA.Skip(indBreakPoint)).ToArray();
    Gene[] indA2B1 = ind.DNA.Take(thisBreakPoint +
1).Concat(this.DNA.Skip(indBreakPoint)).ToArray();

    return new Individual[] { new Individual(indA1B2), new Individual(indA2B1)};
}

public int CompareTo(object obj)
{
    Individual other = obj as Individual;

```



```

        if (this.fitness > other.fitness) return -1;
        if (this.fitness < other.fitness) return 1;
        return 0;
    }
}

```

Código da classe Labirinto:

```

using System;
using System.Collections.Generic;
using System.Drawing;
using System.Linq;
using System.Text;
using System.Threading.Tasks;
using System.Windows.Forms;

namespace WindowsFormsApplication23
{
    class Labirinto
    {
        //para a delimitação
        public int Width{ get; set; }
        public int Height{ get; set; }
        public Point Entry { get; set; }
        public Point Exit { get; set; }

        //array
        public int[,] grid{ get; set; }

        public Labirinto(int[,]labirinto, Point entry, Point exit)
        {
            grid = labirinto;
            Width = labirinto.GetLength(1);
            Height = labirinto.GetLength(0);
            Entry = entry;
            Exit = exit;
        }

        public void draw(Panel panel, PictureBox[,]pictures) {
            //DRAW LABIRINTO
            for (int i = 0; i < this.Height; i++)
            {
                for (int j = 0; j < this.Width; j++)
                {
                    PictureBox pb = new PictureBox();
                    pb.Size = new Size(20, 20);
                    pb.Location = new Point(j * 20, i * 20);

                    switch (this.grid[i, j])
                    {
                        case 0: pb.BackColor = Color.Black; break;
                        case 1: pb.BackColor = Color.White; break;
                        case 2: pb.BackColor = Color.Blue; break;
                        case 3: pb.BackColor = Color.Red; break;
                    }

                    pictures[i, j] = pb;
                    panel.Controls.Add(pb);
                }
            }
        }
    }
}

```

```
}

public void redraw(Panel panel, PictureBox[,] pictures)
{
    //DRAW LABIRINTO
    for (int i = 0; i < this.Height; i++)
    {
        for (int j = 0; j < this.Width; j++)
        {
            switch (this.grid[i, j])
            {
                case 0: pictures[i, j].BackColor = Color.Black; break;
                case 1: pictures[i, j].BackColor = Color.White; break;
                case 2: pictures[i, j].BackColor = Color.Blue; break;
                case 3: pictures[i, j].BackColor = Color.Red; break;
            }
        }
    }
}
}
```