

**Санкт-Петербургский государственный университет
информационных технологий, механики и оптики
Факультет информационных технологий и
программирования
Кафедра «Компьютерные Технологии»**

А. С. Афанасьева

**Отчет по лабораторной работе
«Построение управляющих автоматов с помощью генетических
алгоритмов»**

Вариант №64

Санкт-Петербург

2010

Оглавление

<u>1. ВВЕДЕНИЕ</u>	3
1.1 ОБЩАЯ ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ	3
1.2 ЗАДАЧА ОБ «УМНОМ МУРАВЬЕ-3»	3
<u>2. АЛГОРИТМ РЕШЕНИЯ</u>	4
2.1 ПРЕДСТАВЛЕНИЕ АВТОМАТА	4
2.2 МЕТОД МУТАЦИИ	4
2.3 МЕТОД СКРЕЩИВАНИЯ	5
2.4 МЕТОД ОТБОРА	5
2.5 ТИП ГЕНЕТИЧЕСКОГО АЛГОРИТМА	5
<u>3. РЕЗУЛЬТАТЫ РАБОТЫ АЛГОРИТМА</u>	6
<u>4. ЗАКЛЮЧЕНИЕ</u>	6
<u>ИСТОЧНИКИ</u>	7
<u>ПРИЛОЖЕНИЕ. ИСХОДНЫЙ КОД</u>	8

1. Введение

1.1 Общая постановка задачи

Цель лабораторной работы – применение генетического алгоритма для построения конечного автомата, решающего задачу об «умном муравье-3» [1].

Решение создается в рамках виртуальной лаборатории «GLOpt» («Global Optimization»), написанной на языке C# [2]. Требуется добавить плагин, который реализует конкретный тип генетического алгоритма и конкретное представление особей-автоматов.

1.2 Задача об «умном муравье-3»

Действие задачи происходит на поверхности тора размером 32×32 клетки. В некоторых клетках находится еда. Муравей начинает движение из фиксированной стартовой клетки.

За ход муравей может выполнить следующие действия:

- повернуть налево;
- повернуть направо;
- сделать шаг вперед и, если в новой клетке есть еда, съесть ее;

Муравей видит перед собой восемь клеток (см. рис. 1):



Рис. 1. Фрагмент визуализатора к задаче «умный муравей – 3»

Максимальное число ходов, которое может совершить муравей, равно двумстам. Целью решения задачи является создание конечного автомата с минимальным числом состояний, управляющего муравьем, который за минимальное число ходов съест как можно больше яблок. В качестве **функции приспособленности** выступает число съеденных муравьем яблок минус отношение числа ходов до последнего съеденного яблока к допустимому числу ходов.

Особи задачи об «умном муравье-3» представлены конечными автоматами Мили. Выходное воздействие в этих автоматах определяется текущим состоянием и входным воздействием. Число состояний автомата является настраиваемым параметром задачи, а входным воздействием является наличие или отсутствие еды впереди муравья.

2. Алгоритм решения

2.1 Представление автомата

В качестве метода представления автомата используется **метод сокращенных таблиц** [3]. Этот метод основан на том, что в каждом состоянии значимым является лишь определенное, небольшое подмножество предикатов. Это свойство позволяет существенно сократить размер описания состояний.

Реализация представления автомата выглядит следующим образом. Число значимых предикатов ограничивается некоторой константой r . Множество значимых предикатов описывается битовым вектором, в котором r бит равны единицам, а остальные биты равны нулям.

X_1	X_2	X_3	X_4	X_5	X_6	X_7	X_8
0	0	0	1	0	0	1	0

Рис. 2. Вектор, описывающий множество значимых предикатов, $r = 2$

{X}	00	01	10	11
S				
1	(Z_m, S_k)	...		
2	...			
3				
4				
5				
6				
7				
8				

Рис. 3. Схема таблицы переходов. Число значимых предикатов $r = 2$. Число состояний автомата $s = 8$

Автомат представлен в виде таблицы переходов. Индекс строки соответствует номеру начального состояния, а индекс столбца соответствует значению предикатов. Число столбцов равно 2^r . В ячейках таблицы хранятся пары «действие – целевое состояние».

2.2 Метод мутации

Мутация множества значимых предикатов. Каждый из значимых предикатов с некоторой вероятностью заменяется другим, который не принадлежит множеству.

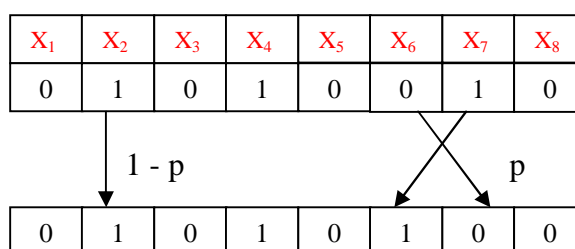


Рис. 4. Пример мутации множества значимых предикатов

Мутация таблицы аналогична мутации в случае полных таблиц. С некоторой вероятностью может мутировать каждый элемент таблицы. При этом номер целевого состояния и тип действия заменяются на любые из допустимых.

2.3 Метод скрещивания

Реализован метод, подробное описание которого можно найти в работе [3].

Выбор значимых предикатов для потомков. Предикаты, значимые для обоих родителей, наследуются обоими потомками, а каждый из тех предикатов, которые были значимы лишь для одной родительской особи, равновероятно достаются любому из двух потомков.

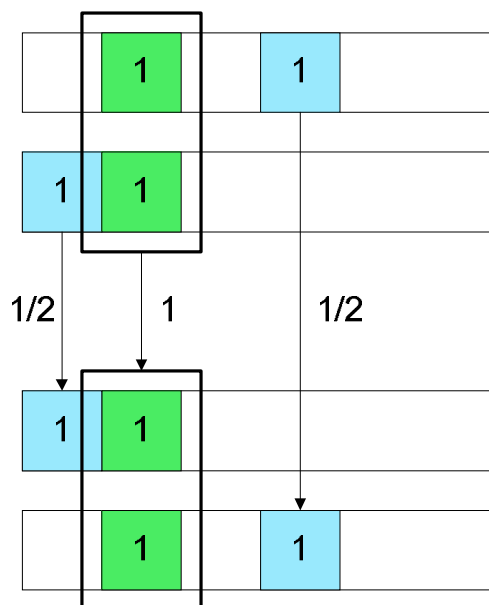


Рис. 5. Пример выбора значимых предикатов потомков

Заполнение таблиц потомков. Целевые состояния для каждого начального состояния при фиксированном значении предикатов (т.е. при фиксированном столбце) выбираются случайно с распределением вероятностей, задаваемым значениями в соответствующих столбцах родительских таблиц.

2.4 Метод отбора

В качестве метода отбора используется элитизм [4]. Фиксированная доля лучших особей переходит в следующее поколение напрямую. Остальные особи с некоторой вероятностью скрещиваются или мутируют, и их потомки переходят в следующее поколение.

2.5 Тип генетического алгоритма

Реализован **клеточный генетический алгоритм** [4]. Особи расположены в ячейках тора. Скрещивание производится с лучшей особью из тех, что находятся в соседних клетках (соседними считаются клетки, расположенные сверху, снизу, слева и справа от данной). Полученный потомок помещается в свою ячейку вместо родителя.

3. Результаты работы алгоритма

Построен конечный автомат с одним состоянием. Муравей съедает все яблоки за 147 шагов, величина функции приспособленности равна 88,27. Скорость построения автомата составляет в среднем две секунды.

Лучшая особь была выведена при следующих значениях настраиваемых параметров, указанных в таблице:

Параметр	Значение
Число состояний	1
Число значимых предикатов	3
Период большой мутации	500
Вероятность большой мутации	0.05
Доля лучших особей в методе элитизма	0.1
Размер поколения	100
Вероятность мутации	0.1

Из графика функции приспособленности видно, что реализованный клеточный генетический алгоритм имеет несомненные преимущества в скорости нахождения оптимального решения по сравнению с поиском «в лоб» (см. рис. 6).

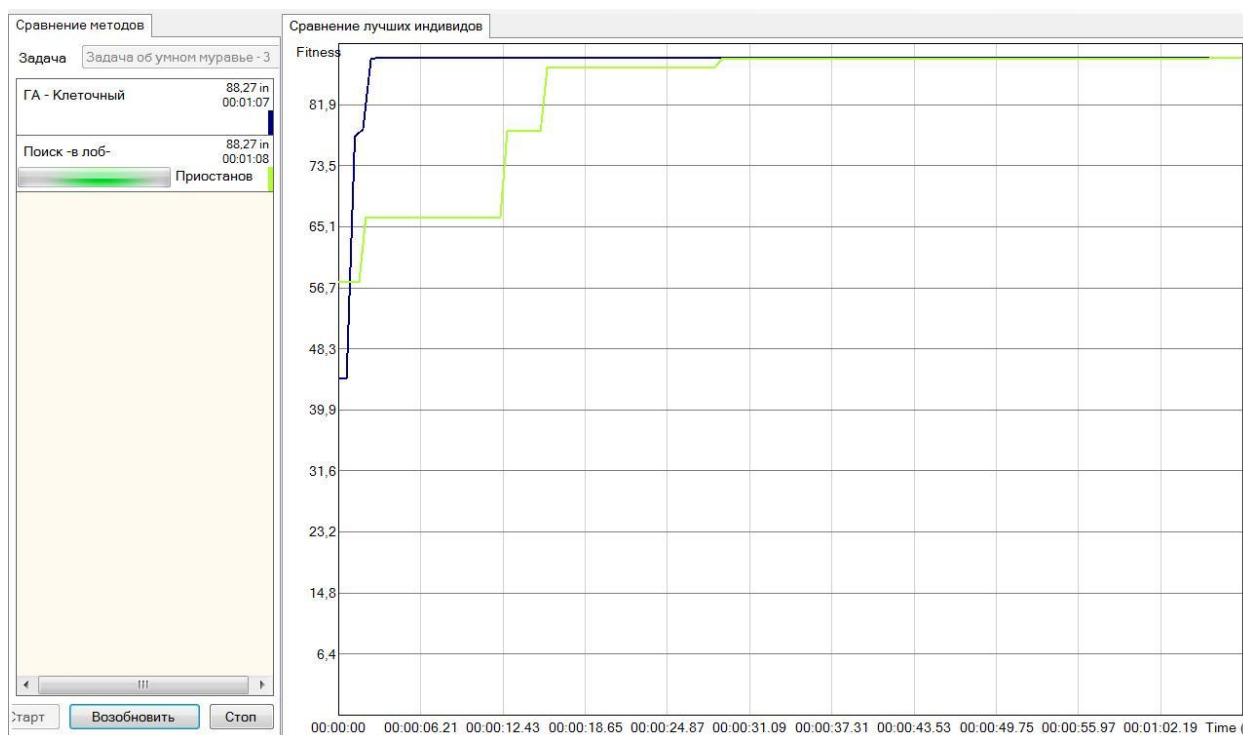


Рис. 6. График значений функции приспособленности

4. Заключение

Применение метода сокращенных таблиц позволяет успешно решить задачу об «умном муравье-3» в условиях большего, чем в задаче об «умном муравье» [5], числа входных переменных. Клеточный генетический алгоритм позволяет построить автомат, который эффективно и быстро решает задачу об «умном муравье-3».

Источники

1. Инструкция по работе с виртуальной лабораторией GLOpt. Описание задач http://is.ifmo.ru/genalg/labs_2010-2011/GLOpt_problems.doc
2. Инструкция по работе с виртуальной лабораторией GLOpt. Описание виртуальной лаборатории http://is.ifmo.ru/genalg/labs_2010-2011/GLOpt_instruction.doc
3. Точилин В.Н. Метод сокращенных таблиц для генерации автоматов с большим числом входных воздействий на основе генетического программирования <http://is.ifmo.ru/papers/tochilin/doc.pdf>
4. Яминов Б. Генетические алгоритмы. <http://rain.ifmo.ru/cat/view.php/theory/unsorted/genetic-2005>
5. А. А. Давыдов, Д. О. Соколов, Ф. Н. Царев. Применение генетических алгоритмов для построения автоматов Мура и систем взаимодействующих автоматов Мили на примере задачи об «умном муравье». http://is.ifmo.ru/works/2009_08_12_davydov.pdf

Приложение. Исходный код

1. Файл Automation.cs

```
#region Usings

using System;
using System.Collections;
using System.Collections.Generic;
using ArtificialAnt3.ProblemInfo;
using NewBrain;

#endregion

namespace ArtificialAnt3.IndividualInfo
{
    /// <summary>
    /// Автомат к задаче об "умном муравье-3" (по методу сокращенных таблиц)
    /// </summary>
    public class Automation : Individual
    {
        public const int PRED_COUNT = 8;
        /// <summary>
        /// Новый автомат
        /// </summary>
        /// <param name="initialState">Начальное состояние</param>
        /// <param name="statesCount">Число состояний</param>
        /// <param name="predCount">Число предикатов</param>
        public Automation(int initialState, int statesCount, int predCount)
        {
            InitialState = initialState;
            StatesCount = statesCount;
            ActualPredCount = predCount;

            Predicates = new BitArray(PRED_COUNT);
            InputCount = (int)Math.Pow(2, ActualPredCount);

            Table = new Transition[StatesCount, InputCount];
        }
        /// <summary>
        /// Начальное состояние автомата
        /// </summary>
        public int InitialState { get; set; }

        /// <summary>
        /// Число состояний автомата
        /// </summary>
        public int StatesCount { get; protected set; }

        /// <summary>
        /// Число возможных комбинаций значений значимых предикатов
        /// </summary>
        public int InputCount { get; private set; }

        /// <summary>
        /// Число значимых предикатов
        /// </summary>
        public int ActualPredCount { get; protected set; }

        public Transition[,] Table { get; private set; }

        /// <summary>
```



```

/// Вектор, описывающий множество предикатов
/// </summary>
public BitArray Predicates { get; private set; }

public List<int> getActualPreds()
{
    List<int> list = new List<int>();
    for (int i = 0; i < PRED_COUNT; i++)
        if (Predicates[i])
            list.Add(i);
    return list;
}
#region Nested type: Transition

/// <summary>
/// Переход, состоящий из действия и конечного состояния по выполнению этого действия.
/// </summary>
public class Transition
{
    public Transition(int endState, SimpleAntProblem.Actions action)
    {
        EndState = endState;
        Action = action;
    }

    /// <summary>
    /// Конечное состояние
    /// </summary>
    public int EndState { get; private set; }

    /// <summary>
    /// Действие
    /// </summary>
    public SimpleAntProblem.Actions Action { get; protected set; }

    public override string ToString()
    {
        return String.Format("-{0}->{1}", Action, EndState);
    }
}

#endregion

public Transition GetTransition(int state, BitArray input)
{
    return Table[state, BitArrayToInt(input)];
}

public Transition GetTransition(int state, int input)
{
    return Table[state, input];
}

public void SetTransition(int state, BitArray input, Transition transition)
{
    Table[state, BitArrayToInt(input)] = transition;
}

public void SetTransition(int state, int input, Transition transition)
{
    Table[state, input] = transition;
}

private int BitArrayToInt(BitArray b)
{

```

```
int size = b.Length;
int result = 0;
int k = 1;
for (int i = size - 1; i >= 0; i--)
{
    int digit = b[i] ? 1 : 0;
    result += digit * k;
    k *= 2;
}
return result;
```

2. Файл SimpleAntProblem.cs

```
#region Usings
using System;
using System.Windows.Forms;
using ArtificialAnt3._Internal.Mover;
using ArtificialAnt3._Internal.Phenotype;
using ArtificialAnt3.IndividualInfo;
using ArtificialAnt3.Properties;
using ArtificialAnt3.AntVicer;
using NewBrain;
using NewBrain.ComponentModel;

#endregion

namespace ArtificialAnt3.ProblemInfo
{
    [IndividualType(typeof(Automaton))]
    [IndividualVicer(typeof(AntVicer))]
    public class SimpleAntProblem : Problem
    {
        #region AntActions enum
        /// <summary>
        /// Возможные типы действий муравья
        /// </summary>
        public enum AntActions : byte
        {
            Left = 0,
            Right,
            Move
        }
        #endregion

        /// <summary>
        /// Направление оптимизации - максимизация функции
        /// </summary>
        public override OptimizationDirection OptimizationDirection
        {
            get { return OptimizationDirection.Maximize; }
        }

        public override string HtmlDescription
        {
            get
            {
                return Resources.artAnt;
            }
        }

        public override string Title
        {
            get { return Properties.Resources.ArtAnt3Problem; }
        }

        public override string Description
        {
            get { return ""; }
        }
    }
}
```

```

/// <summary>
/// Вычисление fitness-функции текущей особи –
/// числа съеденных яблок на торе за ограниченное число ходов.
/// </summary>
/// <param name="individual">Особь для подсчета значения fitness-функции</param>
/// <returns>Значение fitness-функции</returns>
public override double EvaluateIndividual (Individual individual)
{
    var a = individual as Automation;
    if (a == null)
        return double.NaN;

    var mover = new SimpleMover(a);
    mover.Reset();
    int apples = 0;
    int lastStep = 0;
    for (int i = 0; i < Ant.MaxStepsCount; ++i)
    {
        if (mover.Move())
        {
            apples++;
            lastStep = i;
        }
        if (apples == Ant.FoodCount)
            break;
    }
    return apples - 1.0*lastStep/Ant.MaxStepsCount;
}
}

```

```

internal class AntViewer : IIndividualViewer
{
    /// <summary>
    /// Визуализатор особи - муравья
    /// </summary>
    /// <param name="individual">Особь для визуализации</param>
    public void ViewIndividual (Individual individual)
    {
        Automation a = individual as Automation;
        if (a == null)
            throw new ArgumentException();

        using (var form = new AntViewerForm())
        {
            form.fieldControl.Mover = new SimpleMover(a);
            form.ShowDialog();
        }
    }
}
}

```

3. Файл GeneticSearchOperatorOnAutomation.cs

```
#region Usings

using System;
using System.ComponentModel;
using System.Collections.Generic;
using System.Collections;
using ArtificialAnt3.IndividualInfo;
using ArtificialAnt3.ProblemInfo;
using GeneticOperators;
using NewBrain;
using NewBrain.Attributes;

#endregion

namespace Genetic
{
    [IndividualType(typeof(Automation))]
    public abstract class SearchOperatorOnAutomation3 : SearchOperator
    {
        public SearchOperatorOnAutomation3()
        {
            StatesCount = 8;
            ActualPredCount = 3;
        }

        [Configurable]
        [Description("Число состояний")]
        public int StatesCount { get; set; }

        [Configurable]
        [Description("Число значимых предикатов")]
        public int ActualPredCount { get; set; } //

        public override Individual Create(Random random)
        {
            Automation automation = new Automation(0, StatesCount, ActualPredCount);
            for (int i = 0; i < StatesCount; i++)
            {
                for (int j = 0; j < automation.InputCount; j++)
                    automation.SetTransition(i, j, new Automation.Transition(random.Next(StatesCount),
GetRandomAction(random)));
                for (int i = 0; i < ActualPredCount; i++)
                {
                    int index;
                    do
                        index = random.Next(automation.Predicates.Length);
                    while (automation.Predicates[index]);

                    automation.Predicates[index] = true;
                }
            }

            return automation;
        }

        protected SimpleAntProblem.AntActions GetRandomAction(Random random)
        {
            SimpleAntProblem.AntActions action = SimpleAntProblem.AntActions.Left;
            switch (random.Next(3))
            {
                case 0:
                    action = SimpleAntProblem.AntActions.Left;
                    break;
                case 1:
                    action = SimpleAntProblem.AntActions.Move;
                    break;
            }
        }
    }
}
```

```

        case 2:
            action = SimpleAntProblem.AntActions.Right;
            break;
        }
        return action;
    }
}

[IndividualType(typeof(Automation))]
public class GeneticSearchOperatorOnAutomation3 : SearchOperatorOnAutomation3,
IGeneticSearchOperator
{
    public override string Title
    {
        get { return Properties.Resources.GeneticOperOnAuto; }
    }

    public override string Description
    {
        get { return Properties.Resources.GeneticOperOnAuto; }
    }

    #region IGeneticSearchOperator Members

    public Individual Mutate(Individual oldIndividual, Random random)
    {
        Automation aa = oldIndividual as Automation;
        bool alreadyMutate = false;

        if (aa == null)
            return oldIndividual;

        int p = 3; // 1\mutation probability

        int initState = aa.InitialState;
        if (random.Next(p) == 1)
        {
            initState = random.Next(aa.StatesCount);
            alreadyMutate = true;
        }

        Automation res = new Automation(initState, aa.StatesCount, aa.ActualPredCount);

        for (int i = 0; i < Automation.PRED_COUNT; i++)
        {
            res.Predicates[i] = aa.Predicates[i];
        }

        if (random.Next(p) == 1)
        {
            int from, to;
            do
            {
                from = random.Next(Automation.PRED_COUNT - 1);
                to = random.Next(Automation.PRED_COUNT - 1);
            }
            while (res.Predicates[to] == res.Predicates[from]);

            res.Predicates[to] = !res.Predicates[to];
            res.Predicates[from] = !res.Predicates[from];

            alreadyMutate = true;
        }

        for (int i = 0; i < aa.InputCount; i++)

```

```

        for (int j = 0; j < aa.StatesCount; j++)
        {
            if (random.Next(p) == 1)
            {
                res.Table[j, i] =
                    new Automati on.Transi ti on(random.Next(aa.StatesCount),
GetRandomActi on(random));
                alreadyMutate = true;
            }
            else
                res.Table[j, i] = aa.Table[j, i];
        }

    if (!alreadyMutate)
    {
        int state = random.Next(aa.StatesCount);
        int c = random.Next(aa.InputCount - 1);
        int es = random.Next(res.StatesCount);
        res.SetTransi ti on(state, c, new Automati on.Transi ti on(es, GetRandomActi on(random)));
    }

    return res;
}

private Automati on[] CreateAndChoosePredi cates(Automati on aa1, Automati on aa2, Random random)
{
    Automati on[] s = new Automati on[2];
    for (int i = 0; i < 2; i++)
        s[i] = new Automati on(0, aa1.StatesCount, aa1.Actual PredCount);

    s[0].Predi cates.SetAl l (fal se);
    s[1].Predi cates.SetAl l (fal se);

    if (random.Next(2) == 1)
    {
        s[0].Ini ti al State = aa2.Ini ti al State;
        s[1].Ini ti al State = aa1.Ini ti al State;
    }
    else
    {
        s[0].Ini ti al State = aa1.Ini ti al State;
        s[1].Ini ti al State = aa2.Ini ti al State;
    }

    int count0 = s[0].Actual PredCount;
    int count1 = s[1].Actual PredCount;

    for (int i = 0; i < Automati on.PRED_COUNT; i++)
    {
        if (aa1.Predi cates[i] && aa2.Predi cates[i])
        {
            s[0].Predi cates[i] = true;
            s[1].Predi cates[i] = true;
            count0--;
            count1--;
        }
    }

    for (int i = 0; i < Automati on.PRED_COUNT; i++)
    {
        if (aa1.Predi cates[i] != aa2.Predi cates[i])
        {
            if (count0 > 0 && count1 > 0)
            {
                if (random.Next(2) == 1)

```

```

        {
            s[0].Predicates[i] = true;
            count0--;
        }
        else
        {
            s[1].Predicates[i] = true;
            count1--;
        }
    }
    else
    {
        if (count0 > 0)
        {
            s[0].Predicates[i] = true;
            count0--;
        }

        if (count1 > 0)
        {
            s[1].Predicates[i] = true;
            count1--;
        }
    }
}
}

return s;
}

public Individual[] Crossover(Individual[] individuals, Random random)
{
    Automation aa1 = individuals[0] as Automation;
    Automation aa2 = individuals[1] as Automation;

    if (aa1 == null || aa2 == null)
        return individuals;

    Automation[] s = CreateAndChoosePredicates(aa1, aa2, random);
    int crossPoint = random.Next(aa1.InputCount);

    FillChildTable(aa1, aa2, ref s[0], crossPoint, random);
    FillChildTable(aa1, aa2, ref s[1], crossPoint, random);

    return s;
}

private BitArray IntegerToBitArray(int input, int size)
{
    String str = Convert.ToString(input, 2);
    BitArray res = new BitArray(size);
    int len = str.Length;
    for (int i = len - 1; i >= 0; i--)
    {
        res[i] = (str[i] == '1');
    }
    return res;
}

private List<int> getLines(Automation parent, Automation parent2,
                        Automation child, int inputCh, int crossPoint, Boolean larger)
{
    List<int> lines = new List<int>();
    List<int> actualForChild = child.getActualPreds();
    List<int> actualForParent = parent.getActualPreds();
    List<int> actualForParent2 = parent2.getActualPreds();
}

```



```

Dictionary<int, int> indexToBeTheSame = new Dictionary<int, int>();

for (int i = 0; i < parent.ActualPredCount; i++)
    if (larger && !(actualForParent2.Contains(actualForParent[i]) && inputCh >= crossPoint)
        || !larger && !(actualForParent2.Contains(actualForParent[i]) && inputCh < crossPoint))
        if (actualForChild.Contains(actualForParent[i]))
            indexToBeTheSame.Add(i, actualForChild.IndexOf(actualForParent[i]));

BitArray inputChArr = IntegerToBitArray(inputCh, child.ActualPredCount);

for (int i = 0; i < parent.InputCount; i++)
{
    BitArray inputParArr = IntegerToBitArray(i, parent.ActualPredCount);

    Boolean flag = true;

    foreach (int j in indexToBeTheSame.Keys)
        if (inputParArr[j] != inputChArr[indexToBeTheSame[j]])
            flag = false;
    if (flag)
        lines.Add(i);
}

return lines;
}

private List<float> CalculateProbability(Automation parent1, List<int> lines1)
{
    List<float> p1 = new List<float>(parent1.StatesCount);

    for (int i = 0; i < parent1.StatesCount; i++)
    {
        p1.Add(0);
    }

    foreach (int input in lines1)
    {
        for (int k = 0; k < parent1.StatesCount; k++)
            p1[parent1.GetTransition(k, input).EndState] += 1;
    }

    int linesSize = lines1.Count;
    int pSize = p1.Count;

    for (int i = 0; i < pSize; i++)
        p1[i] = p1[i] / (parent1.StatesCount * lines1.Count);

    return p1;
}

private void FillChildTable(Automation parent1, Automation parent2, ref Automation child, int
crossPoint, Random random)
{
    for (int i = 0; i < child.InputCount; i++)
    {
        List<int> lines1 = getLines(parent1, parent2, child, i, crossPoint, true);
        List<int> lines2 = getLines(parent1, parent2, child, i, crossPoint, true);

        List<float> p1 = CalculateProbability(parent1, lines1);
        List<float> p2 = CalculateProbability(parent2, lines2);
        List<float> p = new List<float>();

        for (int j = 0, len = child.StatesCount; j < len; j++)
            {

```

```

        p.Add(p1[j] + p2[j]);
    }

    for (int j = 0, len = child.StatesCount; j < len; j++)
        if (p[j] != 0)
            child.SetTransition(j, i,
                new Automati on. Transi ti on(random. Next((int)(1/p[j]) % child.StatesCount),
GetRandomActi on(random)));
            else
                child.SetTransition(j, i,
                new Automati on. Transi ti on(random. Next(child.StatesCount),
GetRandomActi on(random)));
        }
    }

    #endregi on
}
}

```

4. Файл CellularGeneticOptimizationAlgorithm

```
#region Usings

using System.Collections.Generic;
using System.ComponentModel;
using System;
using Genetic;
using NewBrain;
using NewBrain.Attributes;
using SimpleGeneticOptimizationAlgorithm.Properties;

#endregion

namespace SimpleGeneticOptimizationAlgorithm
{
    /// <summary>
    /// Клеточный генетический алгоритм
    /// </summary>
    public class CellularGeneticOptimizationAlgorithm : GeneticOptimizationAlgorithm
    {
        public CellularGeneticOptimizationAlgorithm()
        {
            ElitePart = 0.1;
            MutationProbability = 0.1;
            BigMutationProbability = 0.05;
        }

        [Configurable]
        [Description("Процент элитных особей")]
        public double ElitePart { get; set; }

        [Configurable]
        [Description("Вероятность мутации")]
        public double MutationProbability { get; set; }

        [Configurable]
        [Description("Вероятность большой мутации")]
        public double BigMutationProbability { get; set; }

        public override string Title
        {
            get { return Properties.Resources.CellularGenetic; }
        }

        public override string Description
        {
            get { return ""; }
        }

        public override string HtmlDescription
        {
            get
            {
                return Resources.simple;
            }
        }

        /// <summary>
        /// Направление оптимизации - максимизировать функцию.
        /// </summary>
        protected override OptimizationDirection OptimizationDirection
        {
            get { return OptimizationDirection.Maximize; }
        }
    }
}
```

```

protected Individual[,] Torus;
protected int TorusSize;

protected override void Initialize()
{
    Random = new Random();
    Generation = new List<Individual>(GenerationSize);
    for (int i = 0; i < GenerationSize; i++)
        Generation.Add(SearchOperator.Create(Random));

    TorusSize = (int)Math.Sqrt(GenerationSize);
    Torus = new Individual[TorusSize, TorusSize];

    FillTorus();
}

private void FillTorus()
{
    Torus = new Individual[TorusSize, TorusSize];
    for (int i = 0; i < TorusSize; i++)
        for (int j = 0; j < TorusSize; j++)
            {
                Torus[i, j] = Generation[j * TorusSize + i];
            }
}

private void FillGeneration()
{
    Generation.Clear();
    for (int i = 0; i < TorusSize; i++)
        for (int j = 0; j < TorusSize; j++)
            {
                Generation[j * TorusSize + i] = Torus[i, j];
            }
}

private Individual getBestNeighbour(int i, int j)
{
    List<Individual> neighbours = new List<Individual>();

    int[] top, right, bottom, left; //top[0] = i, top[1] = j
    top = new int[2];
    right = new int[2];
    bottom = new int[2];
    left = new int[2];

    top[0] = i - 1;
    bottom[0] = i + 1;
    right[0] = i;
    left[0] = i;

    if (i == 0)
    {
        top[0] = TorusSize - 1;
    }

    if (i == TorusSize - 1)
    {
        bottom[0] = 0;
    }

    left[1] = j - 1;
    right[1] = j + 1;
    bottom[1] = j;
    top[1] = j;
}

```

```

    if (j == 0)
    {
        left[1] = TorusSize - 1;
    }

    if (j == TorusSize - 1)
    {
        right[1] = 0;
    }

    neighbours.Add(Torus[top[0], top[1]]);
    neighbours.Add(Torus[right[0], right[1]]);
    neighbours.Add(Torus[bottom[0], bottom[1]]);
    neighbours.Add(Torus[left[0], left[1]]);

    neighbours.Sort();

    return neighbours[neighbours.Count - 1];
}

/// <summary>
/// Генерация нового поколения: рассматривается очередной индивидум,
/// выбирается лучшая особь среди его соседей на торе,
/// текущий индивидум скрещивается с ней,
/// и один полученный потомок помещается в текущую ячейку вместо родителя.
/// Далее с вероятностью MutationProbability осуществляется мутация.
/// </summary>
protected override void NextGeneration()
{
    int gSize = Generation.Count;
    var newGeneration = new List<Individual>(gSize);
    int eliteSize = (int) (ElitePart*GenerationSize);

    //Generation отсортирован по убыванию.
    newGeneration.AddRange(Generation.GetRange(0, eliteSize));

    //Добавляем в новое поколение eliteSize лучших из старого
    for (int i = 0; i < TorusSize; i++)
        for (int j = 0; j < TorusSize; j++)
        {
            if (j * TorusSize + i >= eliteSize)
            {
                Individual a1 = getBestNeighbour(i, j);
                Individual a2 = Torus[i, j];
                Individual[] children = GeneticSearchOperator.Crossover(new[] {a1, a2}, Random);
                newGeneration.Add(children[Random.Next(2)]);
            }
        }

    for (int i = 0; i < newGeneration.Count; i++)
    {
        if (Random.NextDouble() < MutationProbability)
            newGeneration[i] = GeneticSearchOperator.Mutate(newGeneration[i], Random);
    }

    newGeneration.Sort();
    newGeneration.Reverse();
    Generation = newGeneration;
    CurrentIndividuals = Generation;
    if (BestIndividual == null || BestIndividual.CompareTo(Generation[0]) < 0)
        BestIndividual = Generation[0];

    FillTorus();
}

```

```
protected override void Bi gMutation()  
{  
    lock (Generation)  
    {  
        for (int i = 0; i < Generation.Count; i++)  
            if (Random.NextDouble() > 1-Bi gMutationProbabi lity)  
                Generation[i] = Geneti cSearchOperator. Create(Random);  
        Generation. Sort();  
        Generation. Reverse();  
        FillTorus();  
    }  
}  
}
```