

РЕФЕРАТ

Дипломная работа: 36 с., 0 рис., 40 табл., 0 источников. Ключевые слова: ГЕНЕТИЧЕСКИЕ АЛГОРИТМЫ, МАШИННОЕ ОБУЧЕНИЕ, NP-ПОЛНЫЕ ЗАДАЧИ, ЗАДАЧА О РЮКЗАКЕ, ЛИНЕЙНОЕ ПРОГРАММИРОВАНИЕ, МНОГОМЕРНЫЙ РЮКЗАК
Объект исследования - задача о многомерном рюкзаке
Цель работы - исследование применения генетического алгоритма к задаче о многомерном рюкзаке. Результатом работы является программа, реализующая генетический алгоритм на языке C# и его модификации. Разработанная программа позволяет найти точные максимумы для малых наборов предметов(<50 предметов) в 100% случаев и для больших(100 предметов) - в 43,3% случаев. В остальных случаях программа находит локальный максимум, различающий с исходным не более чем на 0,21%.

Содержание

| | |
|--|-----------|
| ОБОЗНАЧЕНИЯ И СОКРАЩЕНИЯ | 4 |
| ВВЕДЕНИЕ | 5 |
| 1 Теоретическая часть | 6 |
| 1.1 Задача о многомерном рюкзаке | 6 |
| 1.2 Генетические алгоритмы | 6 |
| 1.2.1 Этапы работы алгоритма | 7 |
| 1.2.2 Выбор этапов | 8 |
| 1.2.3 Дополнения алгоритма | 9 |
| 2 Практическая часть | 10 |
| 2.1 Наборы тестов | 10 |
| 2.2 Первый набор тестов | 11 |
| 2.2.1 Мутация в одной позиции | 11 |
| 2.2.2 Инверсионная мутация | 12 |
| 2.2.3 Промежуточные выводы | 13 |
| 2.3 Второй набор тестов | 13 |
| ЗАКЛЮЧЕНИЕ | 16 |
| ПРИЛОЖЕНИЯ | 17 |
| А Исходный код программы | 18 |

ОБОЗНАЧЕНИЯ

В данной работе использованы следующие обозначения и сокращения.

Класс проблем NP (nondeterministic polynomial) – множество проблем разрешимости, решение которых возможно проверить на машине Тьюринга за время, не превосходящее полинома от размера входных данных .

NP-полная проблема – проблема из класса NP, к которой можно свести любую другую проблему из этого класса за полиномиальное время.

ВВЕДЕНИЕ

В ходе развития компьютерных наук человечество встретило с классом NP-полных задач. Такие задачи решаются алгоритмически за недетерминированное полиномиальное время, что существенно затрудняет поиск решения таких задач в приемлемые сроки. Одной из таких задач является задача о рюкзаке (Knapsack problem) и её модификации. Объектом исследования данной работы является задача о многомерном рюкзаке (Multidimensional knapsack problem). Предмет исследования - решение задачи о многомерном рюкзаке с использованием генетического алгоритма. Многие прикладные проблемы могут быть формализованы в виде рассматриваемой задачи. Примерами таких проблем являются размещение процессоров и баз данных в системе распределенных вычислений (см. [Гэвиш1982]), погрузка груза и контроль бюджета (см. [Ших1979]), задачи раскройки (см. [Гилмор1966]) и др. Решение этих проблем обуславливает актуальность решения задачи о рюкзаке.

Цель исследования - решить задачу о многомерном рюкзаке с использованием генетического алгоритма. Для достижения цели были поставлены следующие задачи

- Исследовать генетические алгоритмы в применении к NP-полным задачам
- Спроектировать и реализовать генетический алгоритм, решающий задачу о многомерном рюкзаке
- Провести оценку эффективности генетического алгоритма в решении поставленной задачи, используя набор готовых тестов

1 Теоретическая часть

1.1 Задача о многомерном рюкзаке

В данной работе рассматривается задача о многомерном рюкзаке (Multidimensional 0-1 knapsack problem, МКР). Эта задача является модификацией классической задачи о рюкзаке, поставленной в 19 веке Джорджем Мэттьюсоном. (см. [Мэттьюс1897]) Данный же вариант задачи впервые был предложен Клиффордом Петерсеном в 1967 году. (см. [Петерсен1967])

Постановка задач такова

Пусть существует N предметов, каждый из которых имеет стоимость c_i и размеры s_{ij} , где $i \in 1, 2, \dots, N$, $j \in 1, 2, \dots, M$. Пусть также существует рюкзак с ограничениями по вместимости по измерениям r_j . Требуется максимизировать сумму

$$\sum_{i=1}^N c_i x_i$$

где $x_i \in \{0, 1\}$ при условии

$$\sum_{i=1}^N s_{ij} x_i < r_j \forall j \in \{1, 2, \dots, M\} \quad (1.1)$$

И стандартная задача, и её модификация являются NP-полными задачами. Вычислительная сложность задачи такого рода при переборном решении для N предметов - $O(2^M N^3)$, что, вкупе с NP-сложностью, делает алгоритмическое решение такой задачи неэффективным для больших N . Однако такие задачи могут быть решены эвристическими алгоритмами, то есть алгоритмами, для которых их корректность строго не доказана.

1.2 Генетические алгоритмы

Генетические алгоритмы являются семейством в множестве эвристических алгоритмов. Впервые такой алгоритм был предложен А. Фразером. (см [Фразер1970]) Алгоритм является итеративным. Генетический алгоритм моделирует естественные процессы эволюции популяции, а именно - мутацию и скрещивание. Решение задачи с помощью такого алгоритма требует нескольких предварительных этапов:

- **Выбор кодирования генотипа.**
На этом этапе нужно выбрать способ кодирования генотипа, который будет эффективен для данной задачи. Такой генотип должен однозначно моделировать сущность, рассматриваемую в задаче.
- **Выбор начального приближения.**
Для запуска итерационного процесса требуется создать начальное множество - пул генотипов. В зависимости от способа задания начального пула скорость поиска оптимального решения может меняться. Размер пула также оказывает влияние на эффективность алгоритма: слишком маленький пул подавляет разнообразие и приводит к попаданию в локальные максимумы, слишком большой - увеличивает число операций на каждой итерации, чем замедляет работу алгоритма.
- **Выбор мутации.**
На каждой итерации алгоритма заранее определенная часть пула генотипов подвергнется мутациям, то есть определенным образом изменятся их составляющие. Если мутирует слишком малая часть пула, то генетический алгоритм не сможет покинуть локальные максимумы, если же слишком большая - алгоритм потеряет свойство сохранения признаков.
- **Выбор механизма скрещивания (кроссинговера).**
После мутации происходит создание новых генотипов из частей старых с сохранением признаков родителя. Алгоритм скрещивания позволяет получить из двух родительских генотипов два различных дочерних генотипа.
- **Выбор функции оценки(фитнесс-функции).**
Такая функция позволяет оценивать генотипы с точки зрения их близости к оптимальному решению и отбирать из них лучшие на каждой итерации.

1.2.1 Этапы работы алгоритма

- Создается пул генотипов с использованием заданного алгоритма начального приближения
- Запускается итерационный процесс
 - Случайным образом выбирается часть пула, которая подвергнется мутации
 - Выбранная часть пула генотипов мутируется с использованием заданного алгоритма мутации
 - Мутировавшие генотипы замещают собой исходные в пуле, немутировавшие остаются без изменений
 - Из пула генотипов выбираются пары для скрещивания
 - Производится скрещивание с использованием заданного алгоритма

С использованием заданной функции оценки из результатов скрещивания выбираются лучшие

Если выполнено условие останова - например, достигнут предел числа итераций или известный максимум, то итерационный процесс завершается, в противном случае начинается следующая итерация.

- Результат итерационного процесса отдается пользователю

1.2.2 Выбор этапов

Наиболее естественным кодированием отдельного решения задачи о рюкзаке в генотип является бинарная последовательность длины N , состоящая из нулей и единиц. Каждый i -й элемент такой последовательности является индикатором вхождения i -го предмета в текущее решение. Такая модель требует наличия проверки корректности генотипа - соблюдения условия [1.1](#)

Для генерации начального приближения был использован жадный алгоритм. Сначала создается генотип из единиц, соответствующий конфигурации рюкзака, в который положены все предметы. Затем в случайном порядке единицы заменяются на нули, пока полученная конфигурация не будет удовлетворять условию корректности. После этого полученный генотип мутируется с помощью текущей мутации до заполнения пула решений.

В ходе работы было реализовано несколько алгоритмов мутации и скрещивания с целью сравнения их эффективности. Были реализованы следующие алгоритмы мутации:

- Мутация в одной позиции, при которой заменяется значение в одной случайно выбранной точке генотипа.
- Инверсионная мутация, при которой половина генотипа заменяется на противоположные значения.

Были реализованы следующие алгоритмы скрещивания:

- Скрещивание по 1 точке, при котором выбирается произвольная точка в последовательности генотипа, значения до точки берутся от первого генотипа, после - от второго.
- Скрещивание по двум точкам, при котором выбираются две различные произвольные точки, значения внутри интервала и в самих точках берутся из первого генотипа, вне интервала - из второго.
- Побитовое скрещивание, при котором значения на нечетных позициях берутся из первого генотипа, на четных - из второго.

В качестве функции оценки используется стоимость всех предметов, содержащихся в рюкзаке, соответствующем конфигурации.

1.2.3 Дополнения алгоритма

В связи со спецификой задачи в алгоритм были внесены дополнения.

Были введены проверки генотипов на корректность после мутации и скрещивания. Если генотип не удовлетворяет условию корректности, то значения начиная с первой позиции начинают зануляться до достижения генотипом корректности.

Были введены дополнительные пулы лучших конфигураций за время работы алгоритма. Такие пулы решают одновременно несколько задач

- Недопущение сильного ухудшения результатов решения вследствие случайных мутаций. При достаточно сильном ухудшении средней стоимости пула текущий пул замещается текущим пулом лучших конфигураций
- Возможность сохранения результатов при перезапуске алгоритма с другим начальным приближением. Такой перезапуск оправдан при получении генотипа - локального максимума, покинуть который с помощью мутации невозможно. Перезапуск алгоритма происходит при продолжительном сохранении лучшего значения в пуле конфигураций неизменным.
- Возможность сравнения решений после окончания работы алгоритма

2 Практическая часть

2.1 Наборы тестов

Для оценки эффективности работы алгоритма было проведено его тестирование на различных наборах тестов. Первый набор тестов взят из книги Петерсена(см. [Петерсен1967]) и содержит 7 задач. Условия этих задач(см таблицу 1) позволяют проверить эффективность простейшей версии генетического алгоритма без модификаций и оценить её эффективность.

Таблица 1: Параметры первого набора тестов

| № задачи | Размерность | Количество предметов |
|----------|-------------|----------------------|
| 1 | 6 | 10 |
| 2 | 10 | 10 |
| 3 | 15 | 10 |
| 4 | 20 | 10 |
| 5 | 28 | 10 |
| 6 | 39 | 5 |
| 7 | 50 | 5 |

Второй набор тестов взят из статьи Чу (см [Чу1998]) и содержит в себе 30 задач с одинаковыми параметрами: размерность рюкзака равна 5, рассматривается 100 различных предметов. Для каждого набора тестов известно лучшее решение, эффективность алгоритма оценивалась по скорости поиска решения и числу итераций.

Для тестирования использовался компьютер с следующей аппаратно-программной базой:

- Процессор: Intel(R) Core(TM) i5-3230M CPU @ 2.60GHz (4 CPUs), 2.6GHz
- Количество оперативной памяти: 6144MB RAM
- Операционная система: Windows 10 Домашняя для одного языка 64-bit (10.0, Build 15063) (15063.rs2_release.170317-1834)

Для сборки использовалась программная платформа .NET Framework 4.5.2.

2.2 Первый набор тестов

Рассмотрим результаты работы алгоритма без модификаций на первом наборе тестов. Экспериментальным образом были подобраны количество конфигураций в пуле(10) и процент мутирующих особей(20)

2.2.1 Мутация в одной позиции

Данная мутация показала себя эффективной с точки зрения решения задачи - для всех возможных вариантов скрещивания во всех тестах найден оптимальный результат(см таблицы 2, 3, 4) При сравнении результатов скрещивания можно заметить, что алгоритм побитового скрещивания в большинстве случаев несколько уступает в скорости другим алгоритмам.

Таблица 2: Одноточечная мутация, одноточечное скрещивание

| № теста | Итерации | Время, мс |
|---------|----------|-----------|
| 1 | 6 | 8 |
| 2 | 114340 | 2694 |
| 3 | 712 | 18 |
| 4 | 4022 | 92 |
| 5 | 3049 | 97 |
| 6 | 400974 | 13481 |
| 7 | 9343432 | 396644 |

Таблица 3: Одноточечная мутация, двуточечное скрещивание

| № теста | Итерации | Время, мс |
|---------|----------|-----------|
| 1 | 21 | 9 |
| 2 | 70930 | 1697 |
| 3 | 901 | 22 |
| 4 | 2092 | 67 |
| 5 | 2672 | 95 |
| 6 | 23261 | 8181 |
| 7 | 4770456 | 199461 |

Таблица 4: Одноточечная мутация, побитовое скрещивание

| № теста | Итерации | Время. мс |
|---------|----------|-----------|
| 1 | 3 | 9 |
| 2 | 182633 | 3301 |
| 3 | 1455 | 49 |
| 4 | 7869 | 219 |
| 5 | 2198 | 74 |
| 6 | 289379 | 100133 |
| 7 | 348826 | 139403 |

2.2.2 Инверсионная мутация

Инверсионная мутация в контексте данной задачи оказалась менее эффективной, для тестов 5-7 решения не были найдены за 20 минут для всех вариантов скрещивания (см табл 5, 6, 7). Неэффективность такого варианта мутации может быть обусловлена применением алгоритма коррекции после мутации, что сводит на нет какой-либо положительный эффект от её применения. Также можно отметить существенно более высокую скорость решения в сравнении с алгоритмом одноточечной мутации для теста 2.

Таблица 5: Инверсионная мутация, одноточечное скрещивание

| № теста | Итерации | Время. мс |
|---------|----------|-----------|
| 1 | 3 | 6 |
| 2 | 10 | 2 |
| 3 | 58 | 2 |
| 4 | 9538 | 560 |
| 5 | - | - |
| 6 | - | - |
| 7 | - | - |

Таблица 6: Инверсионная мутация, двуточечное скрещивание

| № теста | Итерации | Время. мс |
|---------|----------|-----------|
| 1 | 2 | 10 |
| 2 | 16 | 1 |
| 3 | 356 | 19 |
| 4 | 7161 | 422 |
| 5 | - | - |
| 6 | - | - |
| 7 | - | - |

Таблица 7: Инверсионная мутация, побитовое скрещивание

| № теста | Итерации | Время. мс |
|---------|----------|-----------|
| 1 | 10 | 10 |
| 2 | 23 | 1 |
| 3 | 1409 | 52 |
| 4 | 246001 | 12189 |
| 5 | - | - |
| 6 | - | - |
| 7 | - | - |

2.2.3 Промежуточные выводы

Исходя из приведенных тестов, можно считать подтвержденной принципиальную возможность реализованного алгоритма быть использованным для решения задачи о многомерном рюкзаке. Наилолее эффективной себя показало двуточечное скрещивание.

2.3 Второй набор тестов

Для проверки эффективности второго набора тестов были выбраны параметры запуска алгоритма, указанные в таблице 8.

Таблица 8: Параметры запуска второго набора тестов

| | |
|--|--------------|
| Вид скрещивания | Двуточечное |
| Вид мутации | Одноточечная |
| Размер пула генотипов | 10 |
| Процент мутирующих особей | 20% |
| Максимальное число итераций | 2000000 |
| Величина отклонения для сброса алгоритма | 0.01 |
| Количество итераций до полного перезапуска | 200000 |

Максимальное число итераций было введено с целью ограничить время работы алгоритма. В случае, если лучшее решение не найдено, программа выдает на печать расхождение лучшего из найденных решений с текущим.

Рассмотрим результаты работы программы на втором наборе тестов. Для успешных решений среднее время составило 315 с, среднее число итераций - 652 007 (см. [BigResults1])

Таблица 9: Временная эффективность алгоритма

| № теста | Количество итераций | Время, с |
|---------|---------------------|----------|
| 1 | - | 888 |
| 2 | 197915 | 44 |
| 3 | - | 915 |
| 4 | - | 812 |
| 5 | - | 860 |
| 6 | - | 970 |
| 7 | 1253381 | 619 |
| 8 | 83207 | 39 |
| 9 | 262645 | 255 |
| 10 | - | 963 |
| 11 | 189635 | 83 |
| 12 | - | 912 |
| 13 | - | 912 |
| 14 | - | 825 |
| 15 | - | 881 |
| 16 | 942021 | 484 |
| 17 | - | 864 |
| 18 | 4386 | 5 |
| 19 | - | 880 |
| 20 | - | 865 |
| 21 | - | 734 |
| 22 | 1735194 | 752 |
| 23 | - | 779 |
| 24 | 845324 | 428 |
| 25 | - | 812 |
| 26 | 908217 | 454 |
| 27 | 594220 | 281 |
| 28 | 36434 | 35 |
| 29 | - | 895 |
| 30 | 1423522 | 625 |

В 43.3% случаев генетический алгоритм решил задачу и во всех случаях расхождение найденного и действительного максимумов расходится не более чем на 0,0021 с оптимальным результатом в относительных значениях(см [BigResults2]).

Таблица 10: Эффективность в достижении максимума задачи

| № теста | Относительное расхождение с максимумом |
|---------|--|
| 1 | 0,0021 |
| 2 | 0 |
| 3 | 0,0005 |
| 4 | 0.0022 |
| 5 | 0.0018 |
| 6 | 0.0014 |
| 7 | 0 |
| 8 | 0 |
| 9 | 0 |
| 10 | 0,0031 |
| 11 | 0 |
| 12 | 0,0020 |
| 13 | 0,0008 |
| 14 | 0,0001 |
| 15 | 0,0017 |
| 16 | 0 |
| 17 | 0,0006 |
| 18 | 0 |
| 19 | 0,0018 |
| 20 | 0,0005 |
| 21 | 0,0016 |
| 22 | 0 |
| 23 | 0,0008 |
| 24 | 0 |
| 25 | 0,0007 |
| 26 | 0 |
| 27 | 0 |
| 28 | 0 |
| 29 | 0,0006 |
| 30 | 0 |

+ улучшения

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В ходе работы были выполнены все поставленные задачи. Была создана программа, реализующая генетический алгоритм с требуемыми для решения задачи модификациями. Было проведено тестирование, показавшее высокую эффективность программы на различных наборах тестов. Для малых наборов предметов (50 предметов и менее) оптимальное решение было достигнуто в 100. Для больших наборов (100 предметов) оптимум был получен в 43,3. При этом среднее время поиска решения составляет 5 минут 25 секунд. Таким образом, алгоритм может эффективно применяться в решении практических проблем.

ПРИЛОЖЕНИЯ

A Исходный код программы

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

namespace GAMultidimKnapsack
{
    class KnapsackConfig:IEquatable<KnapsackConfig>
    {
        private int[] CurrentConfiguration;

        public KnapsackConfig(int elementsAmount)
        {
            CurrentConfiguration = Enumerable.Repeat(-1, elementsAmount).ToArray();
        }

        public KnapsackConfig(int[] initConfig)
        {
            CurrentConfiguration = initConfig;
        }

        public KnapsackConfig(KnapsackConfig conf)//memberwise clone coud replace it or not
        {
            try
            {
                this.CurrentConfiguration = new int[conf.Length()];
                for (int i = 0; i < conf.Length(); i++)
                {
                    this.CurrentConfiguration[i] = conf.valueAt(i);
                }
            }
            catch (NullReferenceException ex)
            {
                Console.WriteLine("Empty configuration");
                return;
            }
        }

        public void setValueToActive(int position)
        {
            CurrentConfiguration[position] = 1;
        }

        public void setValueToPassive(int position)
        {
            CurrentConfiguration[position] = -1;
        }

        public void swapValue(int position)
```

```

    {
        CurrentConfiguration[position] = -CurrentConfiguration[position];
    }

    public bool isValueActive(int position)
    {
        return (CurrentConfiguration[position] > 0);
    }

    public int valueAt(int position)
    {
        return (CurrentConfiguration[position]);
    }

    public int Length()
    {
        try
        {
            return CurrentConfiguration.Length;
        }
        catch (NullReferenceException ex)
        {
            Console.WriteLine("Empty configuration");
            return 0;
        }
    }

    public bool Equals(KnapsackConfig sack)
    {
        if (this.Length() != sack.Length()) return false;
        for (int i = 0; i < this.Length(); i++)
        {
            if (this.valueAt(i) != sack.valueAt(i))
                return false;
        }
        return true;
    }

    public override bool Equals(object obj)
    {
        if (obj is KnapsackConfig)
            return Equals((KnapsackConfig) obj);
        return false;
    }

    public override int GetHashCode()
    {
        return ToString().GetHashCode();
    }

    public override string ToString()
    {
        return String.Join(",", CurrentConfiguration);
    }
}

using System;
using System.Collections.Generic;
using System.Linq;

```

```

using System.Text;

namespace GAMultidimKnapsack
{
    class GeneticalAlgorithm
    {
        private static int itemsAmount, dimensions;
        private static double[,] itemsSet; //amount of items*their dimensions
        private static double[] restrictions;
        private double[] itemsCosts;

        private int configsInPoolAmount;
        private int bestConfigsAmount;
        private KnapsackConfig[] configsPool;
        private KnapsackConfig[] currentBestConfigs; //however, this pool is resetted
            over and over again. We should create a permanent pool for practical use.
            Possibliy
        private KnapsackConfig[] bestConfigsAllTime;
        private double maximalKnapsackCost;

        private Crossover activeCrossover;
        private Mutation activeMutation;
        private static Random rand;
        private double mutationPercentage;

        public GeneticalAlgorithm(int itemsAm, int dim, double[] rest, double[] costs
            , double[,] myItemsSet, int confAm, Crossover myCrs, Mutation myMt, double
            mutationPercentage)
        {
            itemsAmount = itemsAm;
            restrictions = rest;
            dimensions = dim;
            itemsSet = new double[itemsAm, dim];
            rand = new Random();

            itemsSet = myItemsSet;
            itemsCosts = costs;
            configsInPoolAmount = confAm;

            activeCrossover = myCrs;
            activeMutation = myMt;

            bestConfigsAmount = configsInPoolAmount;

            configsPool = new KnapsackConfig[configsInPoolAmount];
            this.mutationPercentage = mutationPercentage;
            maximalKnapsackCost = itemsCosts.Sum();

            StartCycling();
        }

        private void StartCycling()
        {
            try
            {
                configsPool[0] = FirstApproachGenerate();

                int active = 0, passive = 0;
                for (int i = 0; i < itemsAmount; i++)
                {

```

```

        if (configsPool[0].isValueActive(i))
            active++;
        else passive++;
    }
    if (active == itemsAmount || passive == itemsAmount)
        return;
    for (int i = 1; i < configsInPoolAmount; i++)
    {
        configsPool[i] = activeMutation(configsPool[0], rand);
    }
    emptyBestConfigs(ref currentBestConfigs);
    emptyBestConfigs(ref bestConfigsAllTime);

    //int[] emptyConfig = (new int[itemsAmount]).Select(x => 0).ToArray();
    ;
    //bestConfigs = (new KnapsackConfig[bestConfigsAmount]).Select(x =>
        new KnapsackConfig(emptyConfig)).ToArray(); //HACK
}
catch (Exception ex)
{
    Console.WriteLine("Bugs in initialization");
    return;
}
}

void emptyBestConfigs(ref KnapsackConfig[] targetConfig)
{
    int[] emptyConfig = (new int[itemsAmount]).Select(x => 0).ToArray();
    targetConfig = (new KnapsackConfig[bestConfigsAmount]).Select(x => new
        KnapsackConfig(emptyConfig)).ToArray();
}

public void RestartAlgorithm(double flushPercent)
{
    try
    {
        IndexOutOfRangeException ex = new IndexOutOfRangeException(); //TODO:
        write exceptions class;
        if (flushPercent < 0 || flushPercent > 1)
            throw ex;
        else
        {
            //int[] emptyConfig = (new int[itemsAmount]).Select(x => 0).
            ToArray();
            //bestConfigs = (new KnapsackConfig[bestConfigsAmount]).Select(x
            => new KnapsackConfig(emptyConfig)).ToArray(); //HACK
            emptyBestConfigs(ref currentBestConfigs);
            int startFlushpoint = rand.Next(0, itemsAmount), endPoint,
            itemsToFlush = (int)(itemsAmount * flushPercent);
            if (startFlushpoint + itemsToFlush >= itemsAmount)
            {
                endPoint = itemsToFlush - (itemsAmount - startFlushpoint);
                foreach (var conf in configsPool)
                {
                    for (int i = startFlushpoint; i < itemsAmount; i++)
                        conf.SetValueToPassive(i);
                    for (int i = 0; i < endPoint; i++)
                        conf.SetValueToPassive(i);
                }
            }
            else

```

```

        {
            endPoint = startFlushpoint + itemsToFlush;
            foreach (var conf in configsPool)
            {
                for (int i = startFlushpoint; i < endPoint; i++)
                    conf.SetValueToPassive(i);
            }
        }
        //Сбрасываем целиком BestConfigs
        //Выносим flushpercent для текущих конфигураций 0.
        Конфигурации корректны .
    }
}
catch (Exception ex)
{
    Console.WriteLine("Flush_percent_is_in_[0;1]");
}
}
public void MakeIteration()
{
    if (GetKnapsackCost(configsPool[0]) == maximalKnapsackCost) return;
    List<int> positions = new List<int>();
    while (positions.Count < mutationPercentage * configsInPoolAmount)
    {
        positions.Add(rand.Next(configsInPoolAmount));
        positions.Distinct();
    }
    for (int i = 0; i < configsInPoolAmount; i++)
    {
        configsPool[i] = activeMutation(configsPool[i], rand);
    }
    KnapsackConfig[] CrossoverPool = new KnapsackConfig[configsInPoolAmount *
        2 - 2]; //not very well, if i want to customize Crossover ,but works
    for (int j = 0; j < configsInPoolAmount - 1; j++)
    {
        CrossoverPool[j] = activeCrossover(configsPool[j], configsPool[j +
            1], true);
        CrossoverPool[(CrossoverPool.Length - 1) - j] = activeCrossover(
            configsPool[j], configsPool[j + 1], false);
    }
    var tempConfigs = CrossoverPool
        .OrderByDescending(config => GetKnapsackCost(config))
        .Take(Convert.ToInt32(configsInPoolAmount))
        .ToArray();
    configsPool = tempConfigs;

    var tuningCoeff = 0.01;
    updateConfigs(ref currentBestConfigs, tuningCoeff);
    updateConfigs(ref bestConfigsAllTime, tuningCoeff);
}

private void updateConfigs(ref KnapsackConfig[] currentPool, double
    tuningCoeff)
{
    if (currentPool.Length >= configsPool.Length &&
        GetKnapsackCost(currentPool[0]) * (1 - tuningCoeff) > GetKnapsackCost(configsPool
            [0]))
    {
        for (int i = 0; i < configsInPoolAmount; i++)
            configsPool[i] = new KnapsackConfig(currentPool[i]);
    }
}

```

```

        return;
    }
    currentPool = currentPool
        .Concat(configsPool)
        .OrderByDescending(config => GetKnapsackCost(config))
        .Distinct()
        .Take(bestConfigsAmount)
        .ToArray();
}
private KnapsackConfig FirstApproachGenerate()
{
    KnapsackConfig result = new KnapsackConfig(itemsAmount);

    for (var i = 0; i < itemsAmount; i++)
    {
        result.setValueToActive(i);
    }
    Random rand = new Random();
    while (!IsValid(result))
    {
        int positionNumber = rand.Next(itemsAmount);
        while (!result.isValueActive(positionNumber))
        {
            positionNumber = rand.Next(itemsAmount);
        }
        result.setValueToPassive(positionNumber);
    }
    return result;
}

public delegate KnapsackConfig Crossover(KnapsackConfig sack1, KnapsackConfig
    sack2, bool isLeft);

public static KnapsackConfig FixedSinglePointCrossover(KnapsackConfig sack1,
    KnapsackConfig sack2, bool isLeft)
{
    int[] crossItems = new int[itemsAmount];
    if (isLeft)
    {
        for (var i = 0; i < itemsAmount / 2; i++)
            crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
        for (var i = itemsAmount / 2; i < itemsAmount; i++)
            crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
    }
    else
    {
        for (var i = 0; i < itemsAmount / 2; i++)
            crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
        for (var i = itemsAmount / 2; i < itemsAmount; i++)
            crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
    }

    KnapsackConfig CrossoverResult = new KnapsackConfig(crossItems);
    if (!IsValid(CrossoverResult))
        CrossoverResult = MakeValid(CrossoverResult);

    return CrossoverResult;
}

```

```

public static KnapsackConfig SinglePointCrossover(KnapsackConfig sack1,
    KnapsackConfig sack2, bool isLeft)
{
    int[] crossItems = new int[itemsAmount];
    int CrossoverPoint = rand.Next(itemsAmount);
    if (isLeft)
    {
        for (var i = 0; i < CrossoverPoint; i++)
            crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
        for (var i = CrossoverPoint; i < itemsAmount; i++)
            crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
    }
    else
    {
        {
            for (var i = 0; i < CrossoverPoint; i++)
                crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
            for (var i = CrossoverPoint; i < itemsAmount; i++)
                crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
        }
    }

    KnapsackConfig CrossoverResult = new KnapsackConfig(crossItems);
    if (!IsValid(CrossoverResult))
        CrossoverResult = MakeValid(CrossoverResult);
    return CrossoverResult;
}

public static KnapsackConfig BitByBitCrossover(KnapsackConfig sack1,
    KnapsackConfig sack2, bool isLeft)
{
    int[] crossItems = new int[itemsAmount];
    if (isLeft)
    {
        for (var i = 0; i < itemsAmount; i++)
        {
            if (i % 2 == 0)
                crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
            else
                crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
        }
    }
    else
    {
        for (var i = 0; i < itemsAmount; i++)
        {
            if (i % 2 == 0)
                crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
            else
                crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
        }
    }

    KnapsackConfig CrossoverResult = new KnapsackConfig(crossItems);
    if (!IsValid(CrossoverResult))
        CrossoverResult = MakeValid(CrossoverResult);
    return CrossoverResult;
}

```

```

public static KnapsackConfig TwoPointCrossover(KnapsackConfig sack1,
    KnapsackConfig sack2, bool isLeft)
{
    int firstPoint = rand.Next(itemsAmount - 1), secondPoint = rand.Next(
        firstPoint + 1, itemsAmount);
    int[] crossItems = new int[itemsAmount];
    if (isLeft)
    {
        for (var i = 0; i < firstPoint; i++)
            crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
        for (var i = firstPoint; i < secondPoint; i++)
            crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
        for (var i = secondPoint; i < itemsAmount; i++)
            crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
    }
    else
    {
        for (var i = 0; i < firstPoint; i++)
            crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
        for (var i = firstPoint; i < secondPoint; i++)
            crossItems[i] = sack1.valueAt(i);
        for (var i = secondPoint; i < itemsAmount; i++)
            crossItems[i] = sack2.valueAt(i);
    }
    KnapsackConfig sack = new KnapsackConfig(crossItems);
    if (!IsValid(sack))
        return (MakeValid(sack));
    return sack;
}

public delegate KnapsackConfig Mutation(KnapsackConfig sack, Random rand);

public static KnapsackConfig SinglePointMutation(KnapsackConfig sack, Random
    rand)
{
    KnapsackConfig mutatedSack = new KnapsackConfig(sack); //copy constructor
    int mutationPosition = rand.Next(itemsAmount);
    var count = 0;
    var iterationsToResque = 100000;
    while (mutatedSack.Equals(sack) && count < iterationsToResque) //TODO -
        not mutate empty sack
    {
        mutatedSack.swapValue(mutationPosition);
        if (!IsValid(mutatedSack)) //somehow unrealistic
        {
            mutatedSack.swapValue(mutationPosition);
            mutationPosition = rand.Next(itemsAmount);
        }
        count++;
    }
    if (count == iterationsToResque)
    {
        return MakeValid(mutatedSack);
    }
    return mutatedSack;
}

public static KnapsackConfig MutateHalf(KnapsackConfig sack, Random rand)
{
    KnapsackConfig mutatedSack = new KnapsackConfig(sack);

```



```

int mutationPosition = rand.Next(itemsAmount);
if (rand.Next() % 2 == 0)
{
    for (var i = 0; i < itemsAmount / 2; i++)
    {
        mutatedSack.swapValue(i);
    }
}
else
{
    for (var i = itemsAmount / 2; i < itemsAmount; i++)
    {
        mutatedSack.swapValue(i);
    }
}
if (!IsValid(mutatedSack))
    return (MakeValid(mutatedSack));
return (mutatedSack);
}

private static bool IsValid(KnapsackConfig config)
{
    double[] summ = new double[dimensions];
    for (var i = 0; i < itemsAmount; i++)
    {
        if (config.isValueActive(i))
        {
            for (var j = 0; j < dimensions; j++)
            {
                summ[j] += itemsSet[i, j];
                if (summ[j] > restrictions[j]) return false;
            }
        }
        //Amount of items is much bigger than number of dimensions, so we can
        do checks on every turn.
    }
    return true;
}

private double GetKnapsackCost(KnapsackConfig sack)
{
    double count = 0;
    for (int i = 0; i < itemsAmount; i++)
        if (sack.isValueActive(i))
            count += itemsCosts[i];

    return count;
}

private static KnapsackConfig MakeValid(KnapsackConfig sack)
{
    for (var i = 0; i < sack.Length() && !IsValid(sack); i++)
    {
        sack.setValueToPassive(i);
    }
    return sack;
}

//methods for current active pool
public double GetNormalizedMaximalKnapsackCost()
{

```

```

        return GetAbsoluteMaximalKnapsackCost() / maximalKnapsackCost;
    }

    public double GetNormaizedAveragePoolCost()
    {
        return GetAbsoluteAverageKnapsackCost() / maximalKnapsackCost;
    }

    public double GetAbsoluteMaximalKnapsackCost()
    {
        return GetKnapsackCost(configsPool[0]);
    }

    public double GetAbsoluteAverageKnapsackCost()
    {
        if (GetKnapsackCost(configsPool[0]) == maximalKnapsackCost) return
            GetKnapsackCost(configsPool[0]);
        double averagePoolCost = 0;
        foreach (var config in configsPool)
        {
            averagePoolCost += GetKnapsackCost(config);
        }
        averagePoolCost /= configsInPoolAmount;
        return averagePoolCost;
    }

    public List<double> GetBestConfigsCosts()
    {
        return currentBestConfigs.Select(x => GetKnapsackCost(x)).ToList();
    }

    //methods for best all-time configs
    public double GetAbsoluteMaximalCostAllTime()
    {
        return GetKnapsackCost(bestConfigsAllTime[0]); //does it work is uncertain
    }
}

using GAMultidimKnapsack;
using System;
using System.Collections.Concurrent;
using System.Collections.Generic;
using System.Diagnostics;
using System.Drawing;
using System.IO;
using System.Linq;
using System.Threading;
using System.Threading.Tasks;

namespace GAMultidimKnapsack
{
    public partial class SetPartition
    {
        static Random rand = new Random();
        static ConcurrentQueue<double> averageValuations = new ConcurrentQueue<double>();
        static ConcurrentQueue<double> maxValuations = new ConcurrentQueue<double>();
        static ConcurrentQueue<double> ages = new ConcurrentQueue<double>();
    }
}

```

```

static List<string> algorithmWithRestart(int itemsAmount, int dimensions,
    double maxCost, double[] restrictions, double[] costs, double[,] itemsSet)
{
    int ConfigsAmount = 10, restartTime = 2*100000, currentMaxValueLiveLength
        = 0;
    double PrevCost = 0;
    double mutationPercent = 0.20; //FROM 0 TO 1
    GeneticalAlgorithm ga = new GeneticalAlgorithm(itemsAmount, dimensions,
        restrictions, costs, itemsSet, ConfigsAmount, GeneticalAlgorithm.
        TwoPointCrossover, GeneticalAlgorithm.SinglePointMutation,
        mutationPercent);
    int iterationNumber = 0, endIteration = 2*1000000;
    List<double> resetPoints = new List<double>();
    var workTime = new Stopwatch();
    workTime.Start();

    // string logFileName = "plotwithreset.txt";
    // List<string> values = new List<string>();
    while (ga.GetAbsoluteMaximalCostAllTime() != maxCost && iterationNumber <
        endIteration)
    {
        var watch = new Stopwatch();
        watch.Start();
        ga.MakeIteration();
        iterationNumber++;
        double tmp = ga.GetBestConfigsCosts()[0];
        // values.Add(tmp.ToString());
        if (tmp != PrevCost)
        {
            PrevCost = tmp;
            currentMaxValueLiveLength = 0;
        }
        else
        {
            currentMaxValueLiveLength++;
        }
        /*
        if (iterationNumber % 10000 == 0) Отрисовка//
        {
            Console.Write(iterationNumber + " "); // delta with avg is " + (
                maxCost - ga.GetAbsoluteAverageKnapsackCost()) + "\n delta
                with max is " + (maxCost - ga.GetAbsoluteMaximalKnapsackCost()
                ));
            var bestCosts = ga.GetBestConfigsCosts();
            Console.WriteLine("Top 3 of the best configs pool are {0}, {1},
                {2}, {3}, {4}",
                (maxCost - bestCosts[0]),
                (maxCost - bestCosts[1]),
                (maxCost - bestCosts[2]),
                (maxCost - bestCosts[3]),
                (maxCost - bestCosts[4]));
        }
        */
        if (currentMaxValueLiveLength == restartTime)
        {
            var restartPercent = 0.4;
            resetPoints.Add(maxCost - ga.GetBestConfigsCosts()[0]);
            ga.RestartAlgorithm(restartPercent);
            PrevCost = 0;
            currentMaxValueLiveLength = 0;
        }
    }
}

```

```

        // Console.WriteLine("Restart");

    }
    watch.Stop();
}
workTime.Stop();
Console.WriteLine(workTime.Elapsed.TotalSeconds.ToString());
//Can use resetPoints for Something.
//File.WriteAllLines(logFileName, values);
if (ga.GetAbsoluteMaximalCostAllTime() == maxCost) //problem solved
    return transformResults(iterationNumber, workTime);

    else return transformResults(maxCost - ga.GetAbsoluteMaximalCostAllTime()
        , workTime);
}

static List<string> transformResults(int finishingIteration, Stopwatch
workTime)
{
    List<string> results = new List<string>();
    results.Add("Succeeded_in_" + finishingIteration + "_iterations_" +
        workTime.Elapsed.Seconds.ToString() + "_seconds");
    //string tmpString = "";
    //foreach (var x in resetPoints)
    //    tmpString += x.ToString() + ",";
    //results.Add(tmpString);
    //results.Add(resetPoints.Count.ToString());
    return results;
}

static List<string> transformResults(double difference, Stopwatch workTime)
{
    List<string> results = new List<string>();
    results.Add("Unsucceeded!_It_took_" + workTime.Elapsed.Seconds.ToString()
        + "_seconds_and_the_difference_between_best_of_found_configurations_
        and_known_maximum_is_" + difference.ToString());
    return results;
}

static void WriteResutls(int experimentNumber, List<string> results, string
filename)
{
    var fs = new FileStream(filename, FileMode.Append);
    using (StreamWriter sw = new StreamWriter(fs))
    {
        sw.WriteLine("Experiment_" + experimentNumber.ToString());
        foreach (var result in results)
            sw.WriteLine(result);
        sw.WriteLine();
    }
}

static void ProcessTestSet(string inputFileData, string inputFileResults) //
WORK WITH IT!
{
    using (StreamReader dataReader = new StreamReader(inputFileData))
    {
        string[] resultsArray = File.ReadAllLines(inputFileResults);
        var resultsStringNumber = 12;
        int experimentsAmount = Convert.ToInt32(dataReader.ReadLine());
    }
}

```

```

for (int experimentNumber = 0; experimentNumber < experimentsAmount;
    experimentNumber++, resultsStringNumber++)
{
    string[] initializationSequence;
    string firstString = dataReader.ReadLine();
    if (firstString.Trim() == "")
        initializationSequence = dataReader.ReadLine().Split("\u000A".
            ToCharArray(), StringSplitOptions.RemoveEmptyEntries);
    else initializationSequence = firstString.Split("\u000A".ToCharArray(),
        StringSplitOptions.RemoveEmptyEntries); ;
    int itemsAmount = Convert.ToInt32(initializationSequence[0]),
    dimensions = Convert.ToInt32(initializationSequence[1]);
    double maxCost = Convert.ToDouble(resultsArray[
        resultsStringNumber].Substring(25)); //Convert.ToDouble(temp);
    List<double> tempCosts = new List<double>();
    while (tempCosts.Count() != itemsAmount)
        tempCosts.AddRange(dataReader
            .ReadLine()
            .Split("\u000A".ToCharArray(), StringSplitOptions.
                RemoveEmptyEntries)
            .Select(x => Convert.ToDouble(x))
            .ToList());
    double[] costs = tempCosts.ToArray();
    double[,] itemsSet = new double[itemsAmount, dimensions];
    for (int i = 0; i < dimensions; i++)
    {
        int itemsReaden = 0;
        while (itemsReaden != itemsAmount)
        {
            double[] currentString = dataReader.ReadLine()
                .Split("\u000A".ToCharArray(), StringSplitOptions.
                    RemoveEmptyEntries).
                Select(x => Convert.ToDouble(x)).
                ToArray();
            for (int j = itemsReaden, k = 0; j < currentString.Count
                () + itemsReaden; j++, k++)
                itemsSet[j, i] = currentString[k];
            itemsReaden += currentString.Count();
        }
    }
    List<double> tempRestrictions = new List<double>();
    while (tempRestrictions.Count() != dimensions)
        tempRestrictions.AddRange(dataReader
            .ReadLine()
            .Split("\u000A".ToCharArray(), StringSplitOptions.
                RemoveEmptyEntries)
            .Select(x => Convert.ToDouble(x))
            .ToList());
    double[] restrictions = tempRestrictions.ToArray();
    //some silly work with reading from file.
    //написать перегрузку выбора алгоритма
    List<string> resultsList = algorithmWithRestart(itemsAmount,
        dimensions, maxCost, restrictions, costs, itemsSet);
    WriteResutls(experimentNumber, resultsList, "results.txt");

    Thread.Sleep(3000);
    maxValuations.Enqueue(0);
    averageValuations.Enqueue(0);
}
}

```

```

    }

    static void Main()
    {
        //new Thread(TestAlgorithm) { IsBackground = true }.Start();
        //new Thread(() => ProcessTestSet(@"C:\Users\black_000\Source\Repos\
        GeneticKnapsack\GAMultidimKnapsack\3.txt", @"C:\Users\black_000\Source
        \Repos\GeneticKnapsack\GAMultidimKnapsack\_res.txt")) { IsBackground =
        true }.Start();
        ProcessTestSet(@"C:\Users\black_000\Source\Repos\GeneticKnapsack\
        GAMultidimKnapsack\3.txt", @"C:\Users\black_000\Source\Repos\
        GeneticKnapsack\GAMultidimKnapsack\_res.txt");
    }
}

using GAMultidimKnapsack;
using System;
using System.Collections.Generic;
using System.Diagnostics;
using System.IO;
using System.Linq;
using System.Text;
using System.Threading;
using System.Threading.Tasks;

namespace GAMultidimKnapsack
{
    public partial class SetPartition
    {
        static void Algorithm(int itemsAmount, int dimensions, double maxCost, double
            [] restrictions, double[] costs, double[,] itemsSet)//version w/o restarts
        {
            int ConfigsAmount = 10;
            double mutationPercent = 0.20;//FROM 0 TO 1
            GeneticalAlgorithm ga = new GeneticalAlgorithm(itemsAmount, dimensions,
                restrictions, costs, itemsSet, ConfigsAmount, GeneticalAlgorithm.
                TwoPointCrossover, GeneticalAlgorithm.SinglePointMutation,
                mutationPercent);
            int iterationNumber = 0;

            while (ga.GetAbsoluteMaximalKnapsackCost() != maxCost)
            {
                //var watch = new Stopwatch();
                //watch.Start();
                ga.MakeIteration();
                iterationNumber++;
                if (iterationNumber % 10000 == 0)
                {
                    Console.WriteLine(iterationNumber + ")_delta_with_avg_is_" + (
                        maxCost - ga.GetAbsoluteAverageKnapsackCost()) + "\n_delta_
                        with_max_is_" + (maxCost - ga.GetAbsoluteMaximalKnapsackCost()
                    ));
                    var bestCosts = ga.GetBestConfigsCosts();
                    Console.WriteLine("Top_3_of_the_best_configs_pool_are_{0},{1},{2}",
                        (maxCost - bestCosts[0]),
                        (maxCost - bestCosts[1]),

```

```

        (maxCost - bestCosts[2]));
    }
    // watch.Stop();
}
Console.WriteLine("Finished in {0}", iterationNumber);
Console.ReadKey();
}

static void TestAlgorithm()//First proof of concept
{
    int itemsAmount = 500, dimensions = 6;
    double[] restrictions = new double[] { 100, 600, 1200, 2400, 500, 2000 },
        costs = new double[itemsAmount];
    for (int i = 0; i < itemsAmount; i++)
        costs[i] = rand.NextDouble() * 30;
    double[,] itemsSet = new double[itemsAmount, dimensions];
    for (int i = 0; i < itemsAmount; i++)
        for (int j = 0; j < dimensions; j++)
            itemsSet[i, j] = rand.NextDouble() * 50;
    int ConfigsAmount = 6;
    GeneticalAlgorithm ga = new GeneticalAlgorithm(itemsAmount, dimensions,
        restrictions, costs, itemsSet, ConfigsAmount, GeneticalAlgorithm.
        FixedSinglePointCrossover, GeneticalAlgorithm.SinglePointMutation,
        0.75);

    int iterationNumber = 0;
    while (true)
    {
        var watch = new Stopwatch();
        watch.Start();

        while (watch.ElapsedMilliseconds < 200)
        {
            ga.MakeIteration();
            iterationNumber++;
            averageValuations.Enqueue(ga.GetNormaizedAveragePoolCost());
            maxValuations.Enqueue(ga.GetNormalizedMaximalKnapsackCost());
        }
        watch.Stop();
    }
}

static void ProcessTestSet(string file) //worked with first files. proven its
    efficiency.TODO - check, if that true
{
    using (StreamReader sr = new StreamReader(file))
    {
        int experimentsAmount = Convert.ToInt32(sr.ReadLine());

        for (int experiment = 0; experiment < experimentsAmount; experiment
            ++)
        {
            string[] initializationSequence;
            string firstString = sr.ReadLine();
            if (firstString.Trim() == "")
                initializationSequence = sr.ReadLine().Split("_".ToCharArray
                    (), StringSplitOptions.RemoveEmptyEntries);
            else initializationSequence = firstString.Split("_".ToCharArray()
                , StringSplitOptions.RemoveEmptyEntries); ;
            int itemsAmount = Convert.ToInt32(initializationSequence[0]),
                dimensions = Convert.ToInt32(initializationSequence[1]);

```

```

        double maxCost = Convert.ToDouble(initializationSequence[2]);

        List<double> tempCosts = new List<double>();
        while (tempCosts.Count() != itemsAmount)
            tempCosts.AddRange(sr
                .ReadLine()
                .Split(" ".ToCharArray(), StringSplitOptions.
                    RemoveEmptyEntries)
                .Select(x => Convert.ToDouble(x))
                .ToList());
        double[] costs = tempCosts.ToArray();

        double[,] itemsSet = new double[itemsAmount, dimensions];
        for (int i = 0; i < dimensions; i++)
        {
            int itemsReaden = 0;
            while (itemsReaden != itemsAmount)
            {
                double[] currentString = sr.ReadLine()
                    .Split(" ".ToCharArray(), StringSplitOptions.
                        RemoveEmptyEntries)
                    .Select(x => Convert.ToDouble(x))
                    .ToArray();
                for (int j = itemsReaden, k = 0; j < currentString.Count
                    () + itemsReaden; j++, k++)
                    itemsSet[j, i] = currentString[k];
                itemsReaden += currentString.Count();
            }
        }
        List<double> tempRestrictions = new List<double>();
        while (tempRestrictions.Count() != dimensions)
            tempRestrictions.AddRange(sr
                .ReadLine()
                .Split(" ".ToCharArray(), StringSplitOptions.
                    RemoveEmptyEntries)
                .Select(x => Convert.ToDouble(x))
                .ToList());
        double[] restrictions = tempRestrictions.ToArray();
        Algorithm(itemsAmount, dimensions, maxCost, restrictions, costs,
            itemsSet);
        Thread.Sleep(3000);
        maxValuations.Enqueue(0);
        averageValuations.Enqueue(0);
    }
}

static List<string> multiThreadAlgorithms(int itemsAmount, int dimensions,
    double maxCost, double[] restrictions, double[] costs, double[,] itemsSet)
    //launches multiple algorithms with different start approximations. Does
    not work
{
    int ConfigsAmount = 10, algorithmsNumber = 3;
    double mutationPercent = 0.20;

    GeneticalAlgorithm[] gas = new GeneticalAlgorithm[algorithmsNumber];
    for (int i = 0; i < algorithmsNumber; i++)//пока предположим,
        что первые приближения различны
        gas[i] = new GeneticalAlgorithm(itemsAmount, dimensions, restrictions
            , costs, itemsSet, ConfigsAmount, GeneticalAlgorithm.

```



```

                TwoPointCrossover, GeneticalAlgorithm.SinglePointMutation,
                mutationPercent);
    int iterationNumber = 1;
    var controlWatch = new Stopwatch();
    controlWatch.Start();
    while (!gas.Select(x => x.GetAbsoluteMaximalKnapsackCost()).ToArray().
        Contains(maxCost))
    {
        Parallel.ForEach(gas, ga =>
            //foreach(GeneticalAlgorithm ga in gas)
            {
                ga.MakeIteration();
            });

        iterationNumber++;
        if (iterationNumber%10==0)
            Console.WriteLine(iterationNumber);
    }

    controlWatch.Stop();
    List<string> t=new List<string>();
    t.Add(iterationNumber.ToString());
    return t;
}

// transformResults
//     using (StreamWriter file1 = new StreamWriter(@"C:\Users\black_000\
// Documents\visual studio 2015\Projects\ConsoleKnapsack\ConsoleKnapsack\out.
// txt", true))
//         file1.WriteLine(iterationNumber + " iterations, " + controlWatch.
// ElapsedMilliseconds + " ms");
// }

}

using System;
using System.Collections.Generic;
using System.Diagnostics;
using System.IO;
using System.Linq;
using System.Threading;
using static System.Net.WebRequestMethods;

namespace GAMultidimKnapsack
{
    //this whole file processes 1st file with fixed settings.
    class Program
    {
        private static List<long>[] averageTime=new List<long>[7];
        private static List<long>[] averageIterations = new List<long>[7];

        static void Algorithm(int itemsAmount, int dimensions, double maxCost, double
            [] restrictions, double[] costs, double[,] itemsSet, int testNumber)
        {
            int ConfigsAmount = 8;
            double mutationPercent = 0.75;
            GeneticalAlgorithm ga = new GeneticalAlgorithm(itemsAmount, dimensions,
                restrictions, costs, itemsSet, ConfigsAmount, GeneticalAlgorithm.
                BitByBitCrossover, GeneticalAlgorithm.MutateHalf, mutationPercent);
            int iterationNumber = 1;

```

```

var controlWatch = new Stopwatch();
controlWatch.Start();
while (ga.GetAbsoluteMaximalKnapsackCost() != maxCost)
{
    ga.MakeIteration();
    iterationNumber++;
}
controlWatch.Stop();
using (StreamWriter file1 = new StreamWriter(@"C:\Users\black_000\
Documents\visual_studio_2015\Projects\ConsoleKnapsack\ConsoleKnapsack\
out.txt", true))
    file1.WriteLine(iterationNumber + " iterations, " + controlWatch.
        ElapsedMilliseconds + " ms");
//averageTime[testNumber].Add(controlWatch.ElapsedMilliseconds);
//averageIterations[testNumber].Add(iterationNumber);
}

```

```

static void ProcessTestSet(string file)
{
    using (StreamReader sr = new StreamReader(file))
    {
        int experimentsAmount = Convert.ToInt32(sr.ReadLine());

        for (int experiment = 0; experiment < experimentsAmount; experiment
            ++)
        {
            string[] initializationSequence;
            string firstString = sr.ReadLine();
            if (firstString.Trim() == "")
                initializationSequence = sr.ReadLine().Split("_".ToCharArray
                    (), StringSplitOptions.RemoveEmptyEntries);
            else initializationSequence = firstString.Split("_".ToCharArray()
                , StringSplitOptions.RemoveEmptyEntries); ;
            int itemsAmount = Convert.ToInt32(initializationSequence[0]),
                dimensions = Convert.ToInt32(initializationSequence[1]);
            double maxCost = Convert.ToDouble(initializationSequence[2]);

            List<double> tempCosts = new List<double>();
            while (tempCosts.Count() != itemsAmount)
                tempCosts.AddRange(sr
                    .ReadLine()
                    .Split("_".ToCharArray(), StringSplitOptions.
                        RemoveEmptyEntries)
                    .Select(x => Convert.ToDouble(x))
                    .ToList());
            double[] costs = tempCosts.ToArray();

            double[,] itemsSet = new double[itemsAmount, dimensions];
            for (int i = 0; i < dimensions; i++)
            {
                int itemsReaden = 0;
                while (itemsReaden != itemsAmount)
                {
                    double[] currentString = sr.ReadLine()
                        .Split("_".ToCharArray(), StringSplitOptions.
                            RemoveEmptyEntries)
                        .Select(x => Convert.ToDouble(x))
                        .ToArray();
                }
            }
        }
    }
}

```

```

        for (int j = itemsReaden, k = 0; j < currentString.Count
            () + itemsReaden; j++, k++)
            itemsSet[j, i] = currentString[k];
        itemsReaden += currentString.Count();
    }
}
List<double> tempRestrictions = new List<double>();
while (tempRestrictions.Count() != dimensions)
    tempRestrictions.AddRange(sr
        .ReadLine()
        .Split("\n".ToCharArray(), StringSplitOptions.
            RemoveEmptyEntries)
        .Select(x => Convert.ToDouble(x))
        .ToList());
double[] restrictions = tempRestrictions.ToArray();
//using (StreamWriter file1 = new StreamWriter(@"C:\Users\
    black_000\Documents\visual studio 2015\Projects\
    ConsoleKnapsack\ConsoleKnapsack\out.txt", true))
//{
//    file1.Write(experiment + 1 + ") ");
//}
Algorithm(itemsAmount, dimensions, maxCost, restrictions, costs,
    itemsSet, experiment);

// Thread.Sleep(3000);
}
}

static void Main2(string[] args)
{
    ProcessTestSet(@"C:\Users\black_000\Source\Repos\GeneticKnapsack\
        GAMultidimKnapsack\1.txt");

    //for (var i = 0; i < 7; i++)
    //{
    //    resultsTime[i] = averageTime[i].Sum() / testsAmount;
    //    resultsIterations[i] = averageIterations[i].Sum() / testsAmount;
    //}

    //using (StreamWriter file = new StreamWriter(@"C:\Users\black_000\
        Documents\visual studio 2015\Projects\ConsoleKnapsack\ConsoleKnapsack\
        out.txt", true))
    //{
    //    file.WriteLine("Iterations:");
    //    for (var i = 0; i < resultsTime.Length; i++)
    //        file.WriteLine(resultsTime[i]);
    //    file.WriteLine("Time:");
    //    for (var i = 0; i < resultsTime.Length; i++)
    //        file.WriteLine(resultsIterations[i]);
    //    file.Close();
    //}
}
}

```