

**МИНОБРНАУКИ РОССИИ**  
**САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ**  
**ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ**  
**«ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА)**  
**Кафедра МОЭВМ**

**ОТЧЕТ**  
**по учебной практике**  
**Тема: Генетические алгоритмы и PSA**

Студенты гр. 2382

\_\_\_\_\_

Федоров М.В.  
Бухарин М.А.  
Муравин Е.Е.

Преподаватель

\_\_\_\_\_

Жангиров Т.Р.

Санкт-Петербург

2024

### **Цель работы.**

Изучить генетические алгоритмы.

### **Задание.**

Задача о выделении области:

Дано  $N$  точек в двумерном евклидовом пространстве. Для каждой  $i$ -й точки задана метка: 0 или 1. Необходимо найти координаты левого нижнего угла, высоту и ширину прямоугольника, чтобы полученный прямоугольник содержал как можно больше точек с меткой 1, и как можно меньше точек с меткой 0.

### **Основные теоретические положения.**

Задача ГА - найти оптимальное решение некоторой задачи, путем развития популяции потенциальных решений называемых индивидуумами. Решения итеративно оцениваются и используются для создания следующего поколения.

Генотип - описание одного индивидуума, набор генов сгруппированных в хромосому. При скрещивании хромосома содержит гены своих родителей.

Популяция - множество индивидуумов, то есть потенциальных решений, которые хранит генетический алгоритм. Популяция всегда отображает текущее поколение.

Функция приспособленности/целевая функция - функция, которую необходимо оптимизировать в рамках решаемой задачи. Является функцией от индивидуума, и показывает качество решения представленным хромосомой. На каждой итерации ГА рассчитывает приспособленность индивидуума для формирования нового поколения.

Отбор - формирование множества индивидуумов, которые будут использоваться для формирования следующего поколения. Отбор основывается на приспособленности индивидуума, и чем он лучше, тем больше вероятность его отобрать. Причем хромосомы дающие низкое значение приспособленности не исключают возможность отбора. Таким образом приспособленность популяции увеличивается.

### **Выполнение работы.**

Для представления точек будет использоваться класс `Pointer`. Это класс содержит три поля, которые соответствуют характеристикам точки: координаты и метка. Так же реализованы сетеры для каждого поля.

Класс прямоугольника `Rectangle` задаётся двумя точками: левый верхний угол, правый нижний. Так же реализованы сетеры для каждого поля.

Целевая функция будет подсчитывать количество точек внутри прямоугольника. И возвращать кортеж значений:  $(\text{num\_point1} * n - \text{num\_point0} * m, s)$  — где `num_point1`, `num_point0`, это количество точек с определёнными марками; `n`, `m`, некоторые числа(определим позже); `s` — площадь прямоугольника(этот параметр нужен, чтоб новый индивид не увеличивался в размерах).

Метод отбора не был выбран, поскольку хочется сравнить разные методы и найти эффективный. Но предположительно будет использоваться отбор усечением.

В качестве функции скрещивания будет использоваться одноточечное скрещивание. Новые прямоугольники будут получаться путём обмена точками, которые их задают.

В качестве мутации будет выбрана функция, которая увеличивает размер прямоугольника на `n`(позже определим точное значение).

## Графический интерфейс

Графический интерфейс был разработан на языке программирования Python с использованием библиотек *customtkinter*, *matplotlib*, *PIL*, *tkinter*.

Основная часть интерфейса реализована с помощью библиотеки *customtkinter*, с помощью библиотеки *matplotlib* реализовано пошаговое отображение покрывающих плоскость прямоугольников и множество точек на графике. Библиотека *PIL* использовался для обработки изображений, установленных на кнопках взаимодействия. С помощью *tkinter* реализован функционал открытия \*.csv файла, для считывания данных.

Примеры работы GUI представлены на рис. 1 - рис. 4.

Установка начальных параметров

Шанс мутации

Шанс скрещивания

0.4

Шанс увеличения прям. при мутации

Максимальное количество эпох

Количество индивидов в эпохе

Шанс мутации: 15.0 %

Шанс скрещивания: 70%

Шанс увеличения прям. при мутации: 40%

Максимальное количество эпох: 200

Количество индивидов в эпохе: 50

Выберите метод отбора

Рулетка

X: 9, Y: 4, VALUE: 0

X: 39, Y: 34, VALUE: 0

X: 26, Y: 28, VALUE: 0

X: 30, Y: 17, VALUE: 1

X: 21, Y: 21, VALUE: 0

X Y Значение

Добавить точку

Считать точки из файла

Случайная генерация

Удалить все точки

Не отображать точки

Начать работу

Рисунок 1 — Установка начальных параметров

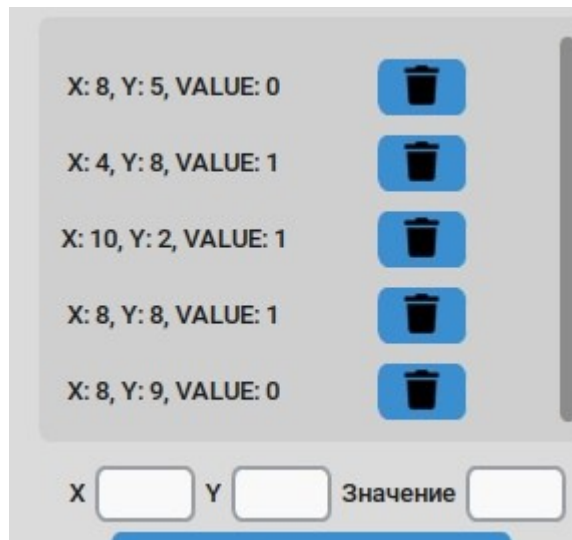


Рисунок 2 — Множество точек

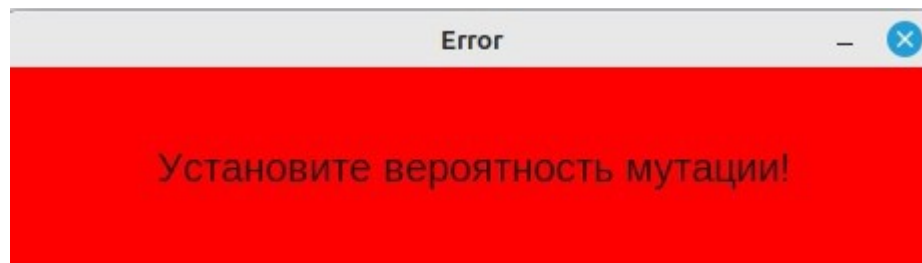


Рисунок 3 — Ошибка при запуске

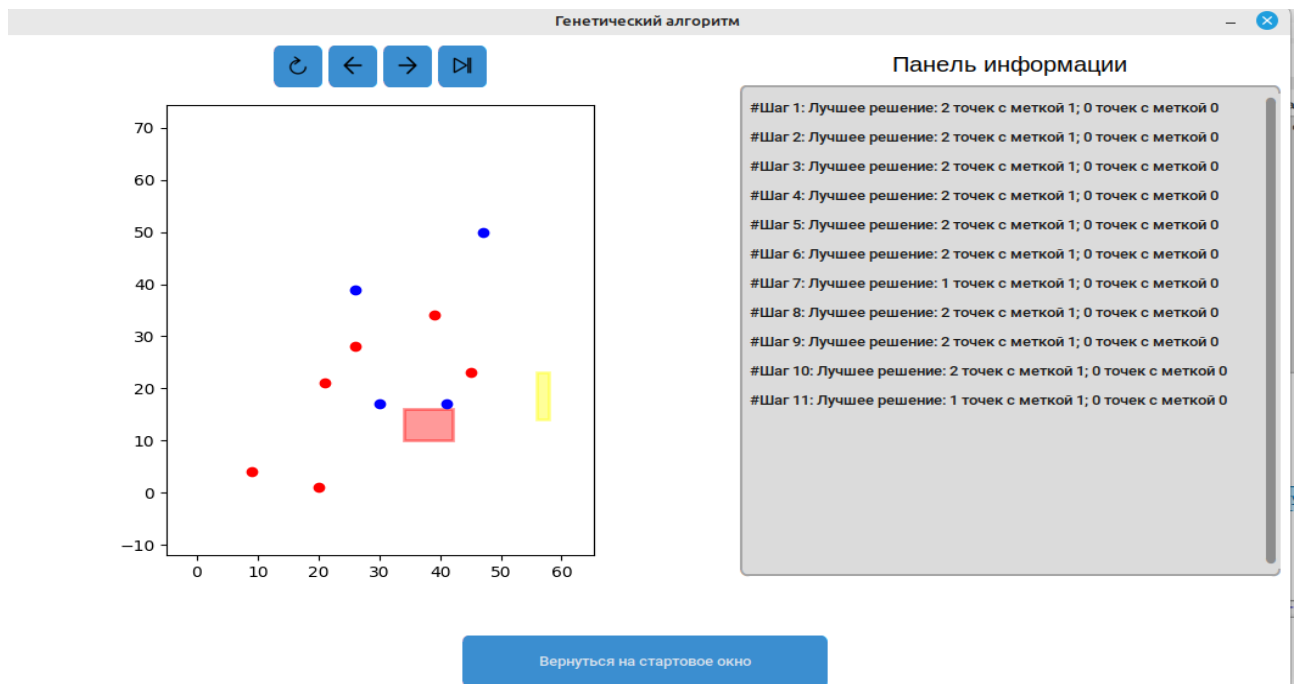


Рисунок 4 — Отображение работы алгоритма

## **Основные классы.**

Для представления точек будет использоваться класс `Pointer`. Это класс содержит три поля, которые соответствуют характеристикам точки: координаты и метка. Так же реализованы сетеры для каждого поля.

Класс прямоугольника `Rectangle` задаётся двумя точками: левый верхний угол, правый нижний. Так же реализованы сетеры для каждого поля.

Добавлены структуры `ParamFitness`, `ParamMutation`, `ParamProbability`, `ParamGeneticAlgorithm`, `PairRectangleInt`.

`ParamFitness` отвечает за параметры функции приспособленности, штрафы и поощрения за вхождение точек в прямоугольник.

`ParamMutation` отвечает за параметры мутации, шанс мутации, шаня увеличить прямоугольник при мутации, шанс уменьшить прямоугольник.

`ParamProbability` включает в себя структуру `ParamMutation` и вероятность скрещивания.

`ParamGeneticAlgorithm` отвечает за параметры алгоритма и включает структуры `ParamProbability`, `ParamFitness` и количество особей в популяции.

`RectangleInfo` содержит прямоугольник, значение его приспособленности, а также количество нулевых и единичных точек, которые находятся в этом прямоугольнике.

Объединение `Func` отвечает за ключи словаря функций. `Mutation` — функция мутации. `Crossing` — функция скрещивания. `Fitness` — функция приспособленности.

## Генетический алгоритм

Был написан ряд основных функций, которые реализуют генетический алгоритм.

`first_generation()` - принимает в себя список точек и количество особей в первом поколении. Далее случайным образом для каждого прямоугольника выбираются по 2 координаты  $x$  и  $y$  точек из списка точек, также случайно выбирается смещение от этих точек в диапазоне от -5 до 5, и по этим точкам строится очередной прямоугольник. Функция возвращает список построенных прямоугольников.

`mutation_random_change()` - функция мутации одной особи, принимает в себя прямоугольник и список точек, а также объект класса `ParamMutation`. С вероятностью из `ParamMutation` происходит выбор, будет ли прямоугольник увеличен или уменьшен. Далее случайным образом для каждой стороны отдельно выбирается, на сколько она будет увеличена или уменьшена. Не гарантируется изменение количества точек внутри прямоугольника.

`mutation_random_point()` - функция мутации одной особи, принимает в себя прямоугольник и список точек, а также объект класса `ParamMutation`. Координаты прямоугольника меняются относительно случайной точки из списка `points`. Если было выбрано расширять прямоугольник, то выбирается точка, которая не входит в прямоугольник. Иначе выбирается входящая в прямоугольник точка. Далее случайным образом выбирается, будет ли прямоугольник расширен относительно своей левой верхней координаты или правой нижней. Гарантируется изменение количества точек внутри прямоугольника.

`mutation_hybrid()` - функция мутации одной особи, принимает в себя прямоугольник и список точек, а также объект класса `ParamMutation`. Случайным образом выбирается функция мутации — `mutation_random_change()` и `mutation_random_point()`.

crossing() - функция скрещивания. Был выбран метод скрещивания — имитация двоичного скрещивания. Вычисляется значение beta по следующей формуле: случайным образом от 0 до 1 выбирается вещественное число  $u$ .

$$\begin{aligned} \bigcirc \text{ если } u \leq 0.5: & \quad \beta = (2u)^{\frac{1}{\eta+1}}, \\ \bigcirc \text{ иначе:} & \quad \beta = \left( \frac{1}{2}(1-u) \right)^{\frac{1}{\eta+1}} \end{aligned}$$

Рисунок 5 — Вычисление  $u$ .

Далее по следующей формуле отдельно вычисляются координаты  $x$  и  $y$  прямоугольника-потомка.

$$\begin{aligned} offspring_1 &= \frac{1}{2} [(1 + \beta)parent_1 + (1 - \beta)parent_2]); \\ offspring_2 &= \frac{1}{2} [(1 - \beta)parent_1 + (1 + \beta)parent_2]), \end{aligned}$$

Рисунок 6 — Вычисление offspring.

Функция возвращает нового прямоугольника-потомка.

count\_points\_in\_rectangle() - вспомогательная функция, принимает себя список точек и прямоугольник. Проходит по всем точкам и определяет, какие из них лежат внутри прямоугольника. Возвращает пару — количество нулевых точек внутри прямоугольника и количество единичных точек внутри прямоугольника.

fitness() - принимает в себя список точек и прямоугольник, а также объект класса ParamFitness. Возвращает приспособленность. С помощью функции count\_points\_in\_rectangle() подсчитывается количество нулевых и единичных точек внутри прямоугольника, затем вычисляется значение приспособленности для этого прямоугольника. Функция возвращает объект класса RectangleInfo.

get\_new\_generation() - вспомогательная функция получения нового поколения. Принимает в себя словарь, содержащий функции скрещивания, вычисления приспособленности и мутации, список точек, список прямоугольников и объект класса ParamGeneticAlgorithm. Новое поколение



формируется либо скрещиванием 2-х особей с определенным шансом, либо оставлением особи предыдущего поколения. Функция возвращает массив прямоугольников нового поколения. В случае скрещивания с определенным шансом происходит мутация потомка. Функция возвращает список прямоугольников нового поколения.

`select_parent()` - вспомогательная функция, принимает список прямоугольников, возвращает случайный элемент из списка прямоугольников.

`truncation_selection()` - функция отбора усечением. Принимает в себя те же параметры, что и функция `get_new_generation()`. Формирует список отобранных для размножения особей `selected` следующим образом: остается половина лучших по приспособленности прямоугольников, которые участвуют в генерации следующего поколения. Функция возвращает результат работы функции `get_new_generation()`, в которую в качестве массива прямоугольников передается список `selected`.

`roulette_selection()` - аналог функции `truncation_selection()`. Сохраняет принцип работы предыдущей функции, за исключением способа формирования списка `selected`. Вычисляется значение минимальной приспособленности особи текущего поколения, и если оно отрицательное, то отсчет веса для выбора особей для формирования следующего поколения начинается с этого значения (вес только положительный). Случайным образом по правилу рулетки выбираются особи текущего поколения. Большой шанс быть выбранным у особи с большей приспособленностью.

`tournament_selection()` - турнирный отбор. Работает также, как и предыдущие методы отбора. Список `selected` формируется следующим образом: для турнира выбирается половина особей и из них выбирается лучшая, которая и добавляется в список `selected`.

`elite_selection()` - элитарный отбор. Выбирается 20% лучших особей текущего поколения, которые автоматически переходят в следующее поколение. Затем по правилу рулетки (`roulette_selection`) формируется нового остаток поколения.

### **Связь GUI и алгоритма.**

Реализован класс State отвечающий за текущее состояние класса Executor. Включает в себя набор три лучших решения. Метод `get_value` возвращает три лучший прямоугольника в порядке убывания.. Метод `__str__` отвечает за логирование данного объекта. Нужен в последующем для консоли в GUI. Для удобства были реализованы методы `__iter__` и `__next__`. Они позволяют итерироваться по объектов.

Класс StoreData отвечает за восстановление данных стартового окна.

Класс Executor отвечает за сам генетический алгоритм. Его состояние характеризует каждый шаг алгоритма. Метод `get_state` возвращает текущее состояние алгоритма. Метод `update_solution` обновляет состояние, даже в обратную сторону.

## Эксперимент.

Установим параметры:

- Шанс мутации: 40%
- Шанс скрещивания: 70%
- Шанс увеличения прямоугольника: 60%
- Максимальное количество эпох: 600
- Количество индивидов в эпохе: 100

Для теста со всеми красными (метка 0) точками все методы справились.

Для теста со всеми синими точками:

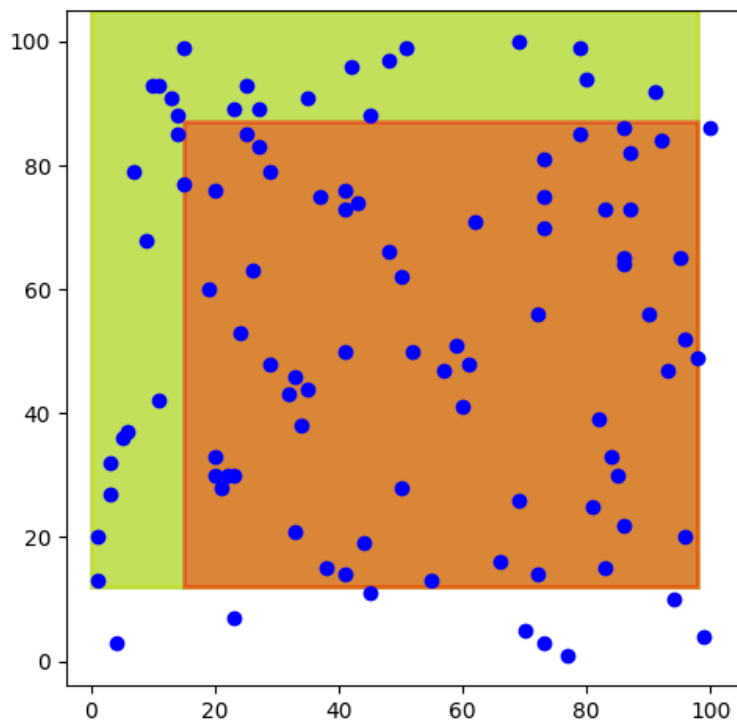


Рисунок 7 — Метод отбора: Отсечение.

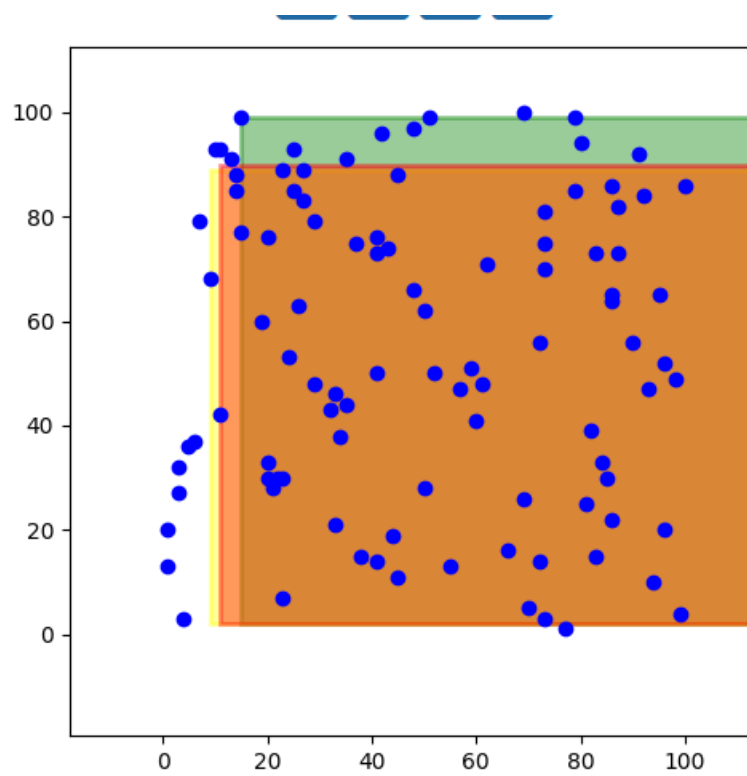


Рисунок 7 — Метод отбора: Рулетка.

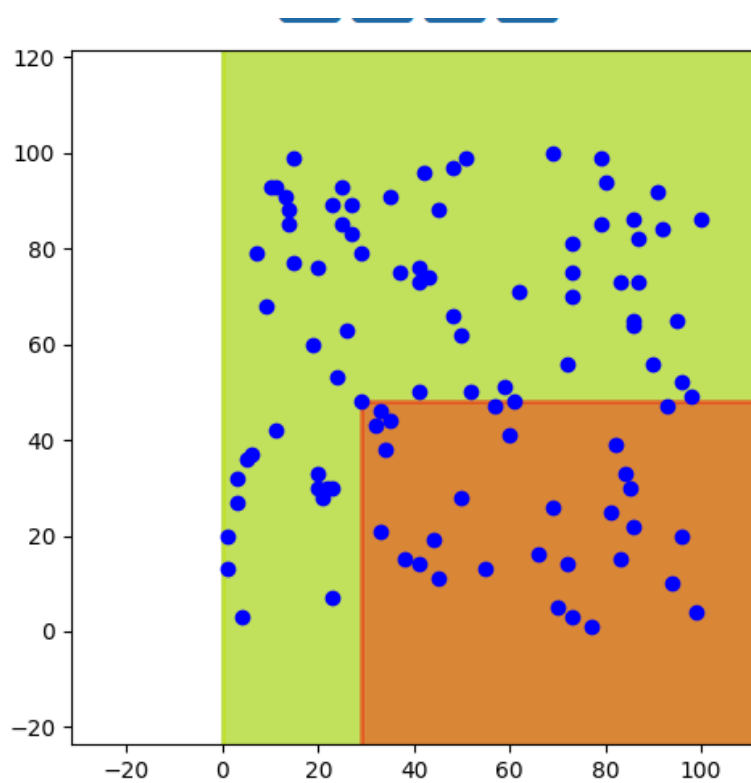


Рисунок 7 — Метод отбора: Турнир.

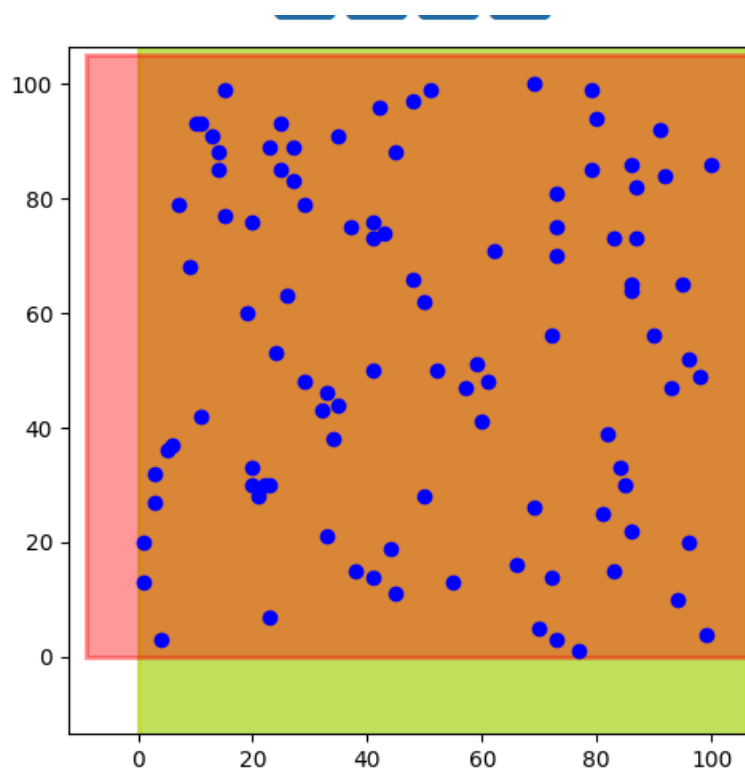


Рисунок 7 — Метод отбора: Элита.

Из эксперимента видно, что лучшие методы для этого случая элита и турнир, а рулетка и отсечение не выдали нужный ответ.

Проведём эксперимент над tests/test1.csv:

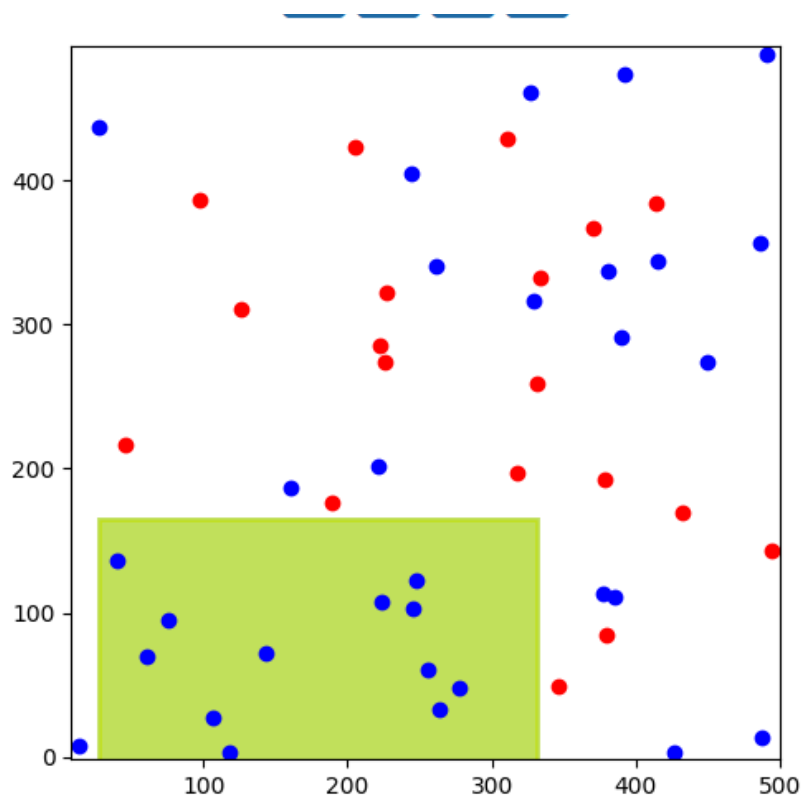


Рисунок 7 — Метод отбора: Отсечение.

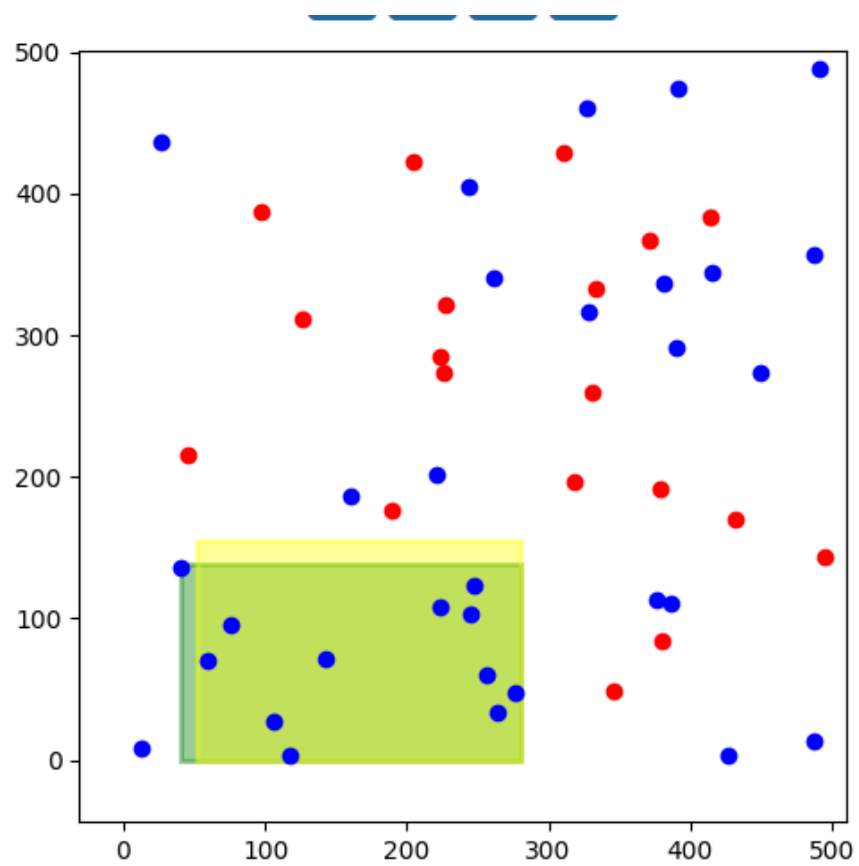


Рисунок 7 — Метод отбора: Рулетка.

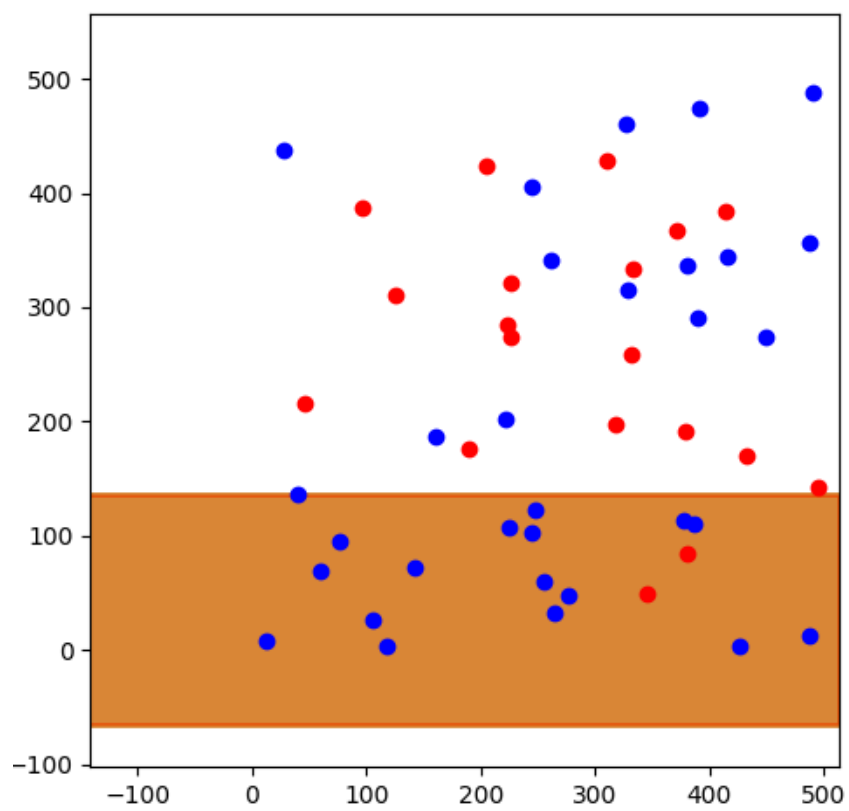


Рисунок 7 — Метод отбора: Турнир.

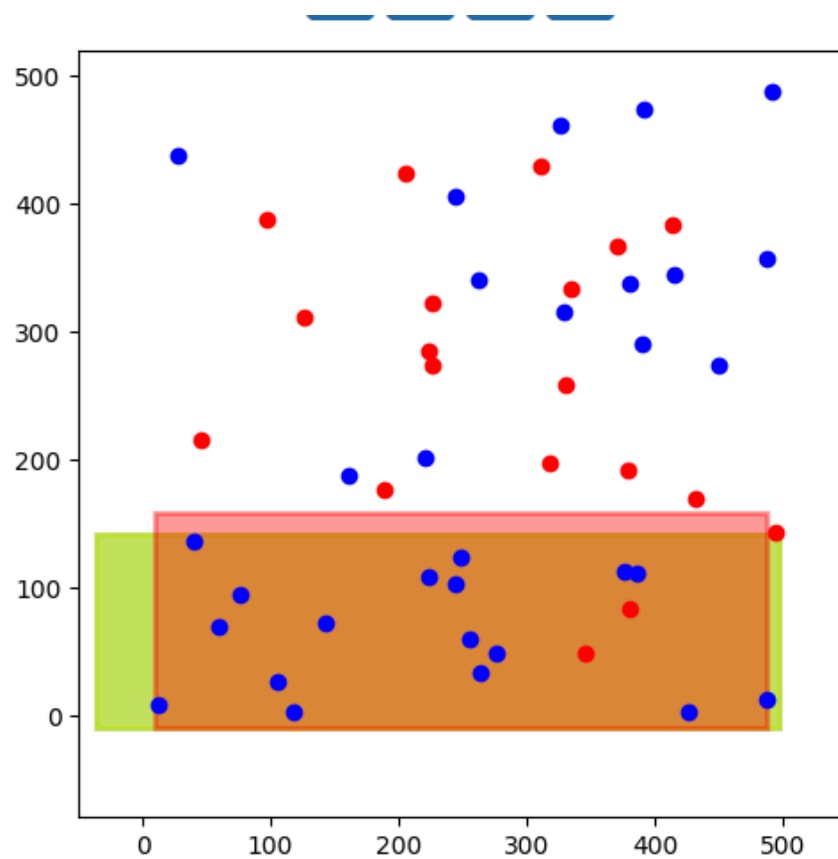


Рисунок 7 — Метод отбора: Элита.

Из эксперимента видно, что лучшие методы для этого случая элита и турнир, а рулетка и отсечение не выдали нужный ответ.

Проведём эксперимент над tests/test4.csv:

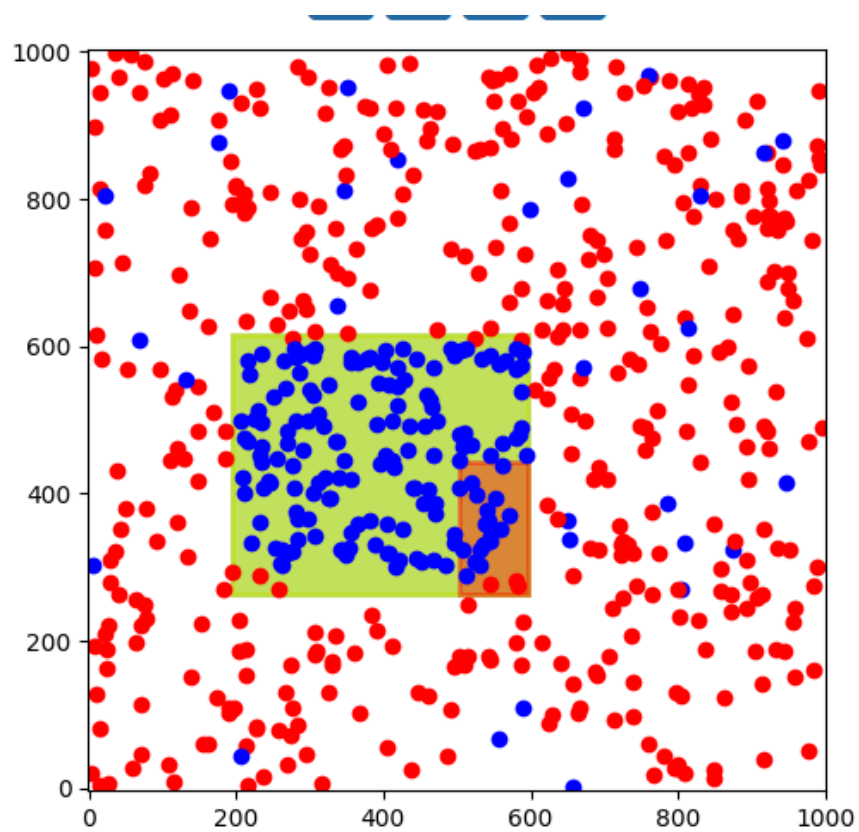


Рисунок 7 — Метод отбора: Отсечение.

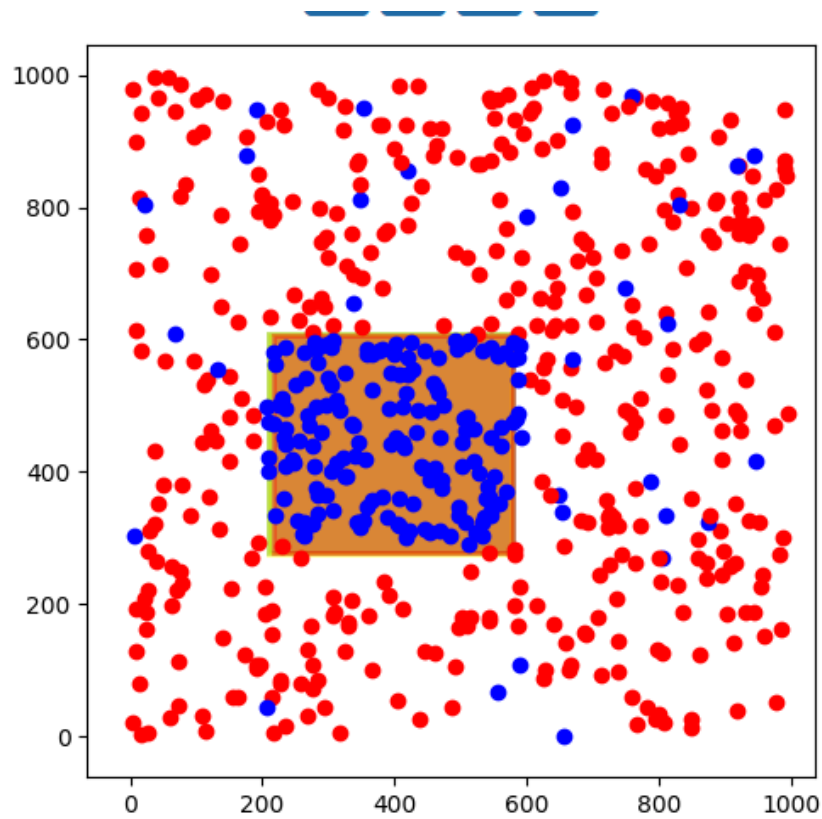


Рисунок 7 — Метод отбора: Рулетка.



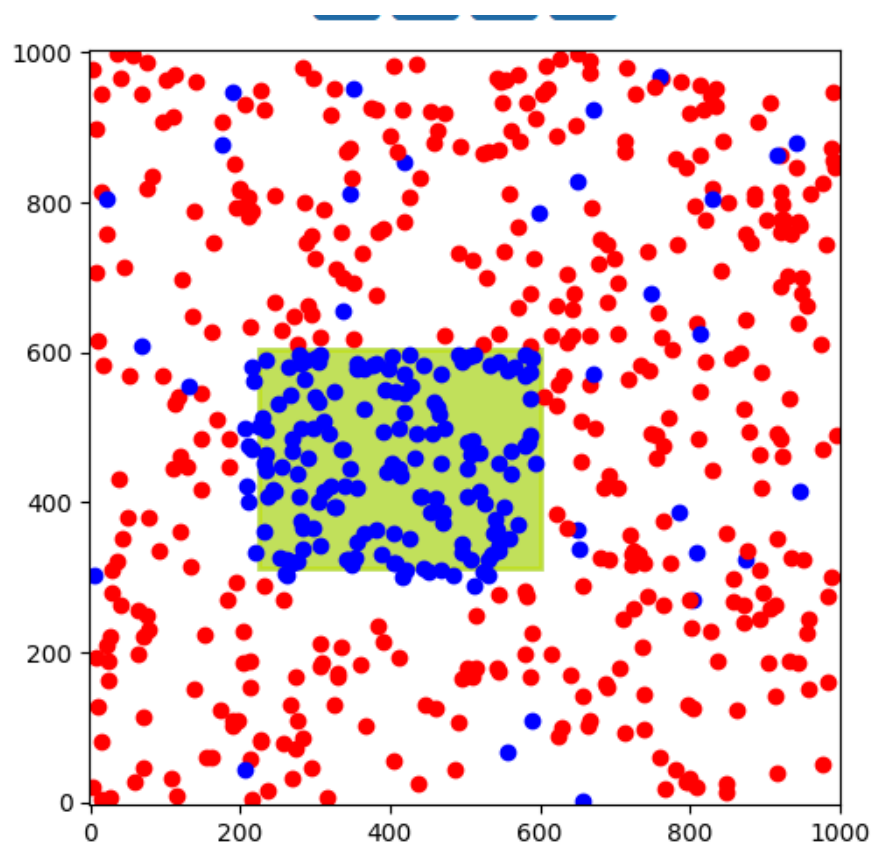


Рисунок 7 — Метод отбора: Турнир.

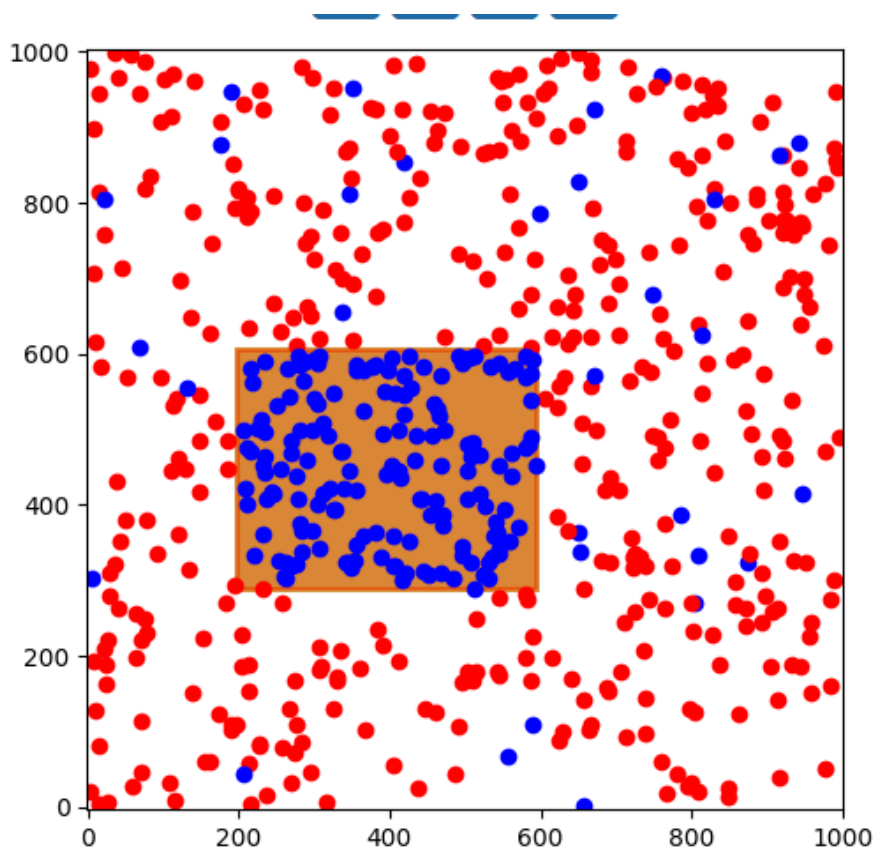


Рисунок 7 — Метод отбора: Элита.

Из эксперимента видно, что лучшие методы для этого случая элита и турнир, а рулетка и отсечение не выдали нужный ответ.

Из всех экспериментов видно, что лучшие методы элита и турнир.

### **Выводы.**

В ходе проведения данной работы удалось создать генетический алгоритм, который ищет прямоугольник, в который входит минимальное количество точек с меткой 0 и максимальное с меткой 1. Также был реализован интерфейс GUI для более удобного использования данного алгоритма. Был проведен эксперимент. Выяснилось, что лучшие методы для нашей задачи элитарный и турнирный.