## Министерство образования Российской Федерации

# МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ им. Н.Э. БАУМАНА

Факультет: Информатика и системы управления Кафедра: Информационная безопасность (ИУ8)

## Методы оптимизации

# Домашнее задание №2 на тему: «Исследование генетических алгоритмов в задачах поиска экстремумов»

Вариант 5

Преподаватель:

Коннова Н.С.

Студент:

Девяткин Е.Д.

Группа:

ИУ8-34

Репозиторий работы: <a href="https://github.com/ledibonibell/MO-hw02">https://github.com/ledibonibell/MO-hw02</a>

Москва 2023

## Цель работы

Изучить основные принципы действия генетических алгоритмов на примере решения задач оптимизации функций двух переменных.

#### Постановка задачи

Найти максимум функции f(x,y) в области D с помощью простого генетического алгоритма. За исходную популяцию принять 4 случайных точки. Хромосома каждой особи состоит из двух генов: значений координат x,y. В качестве потомков следует выбирать результат скрещивания лучшего решения со вторым и третьим в порядке убывания значений функции приспособленности с последующей случайной мутацией обоих генов. В качестве критерия остановки эволюционного процесса задаться номером конечной популяции N:  $(10^1 \dots 10^2)$ . Визуализировать результаты расчетов.

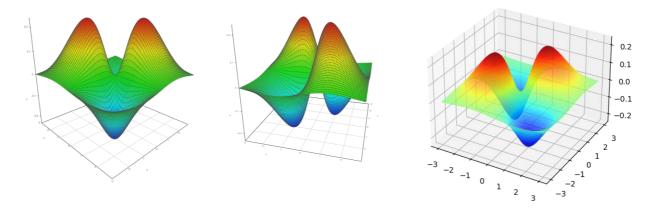
# Ход работы

Заданная функция:

$$f(x,y) = \frac{\sin(x)\sin(y)}{1 + x^2 + y^2}$$

Область:

$$D = (0,2) \times (-2,2)$$



**Рис. 1-3.** График функции f(x, y)

Сгенерированные числа, а также среднее и максимальное значения FIT— функции популяции для поколений  $N=1\dots 10$  представлены в сводной таблице 1.

№ поколения	X	Y	FIT	Максимальный результат	Средний результат
1	0.5114	0.2446	0.3593	0.3593	0.2568
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5114	0.2446	0.3593		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		
2	0.521	0.2542	0.3606	0.3606	0.2574
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.521	0.2542	0.3606		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		
3	0.5305	0.2637	0.3616	0.3616	0.2579
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5305	0.2637	0.3616		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		
4	0.5399	0.2731	0.3624	0.3624	0.2583
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5399	0.2731	0.3624		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		
5	0.5492	0.2824	0.3629	0.3629	0.2586
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5492	0.2824	0.3629		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		
6	0.5585	0.2917	0.3633	0.3633	0.2588
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5585	0.2917	0.3633		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		

7	0.5676	0.3008	0.3635	0.3635	0.2589
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5676	0.3008	0.3635		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		
8	0.5766	0.3098	0.3635	0.3635	0.2589
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5766	0.3098	0.3635		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		
9	0.5856	0.3188	0.3633	0.3633	0.2588
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5856	0.3188	0.3633		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		
10	0.5856	0.3188	0.3633	0.3633	0.2588
	0.5017	0.2348	0.3579		
	0.5856	0.3188	0.3633		
	1.6118	-1.9427	-0.0492		

Таблица 1.

Пример расположения точек на первой и десятой итерации приведены на рис. 4. и рис. 5.

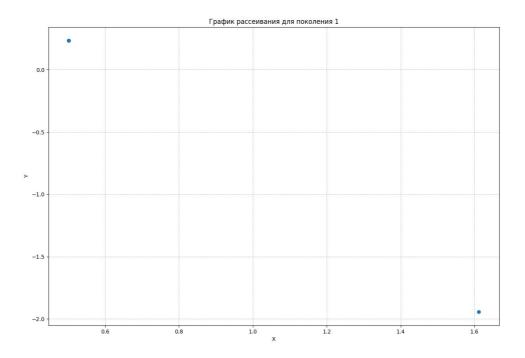


Рис. 4.

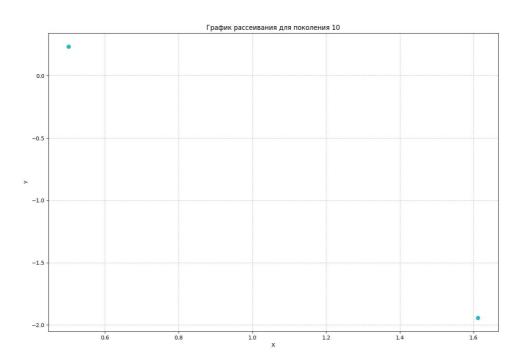


Рис. 5.

Как видно из таблицы 1, а также на рис. 6., уже к 7 - 8 поколениям происходит схождение алгоритма и хромосом всех особей в популяции (в данном случае на рис. 4 и рис. 5 не видны сильные различия лишь из-за малого коэффициента мутации), а результат вычисления приближен к искомому.

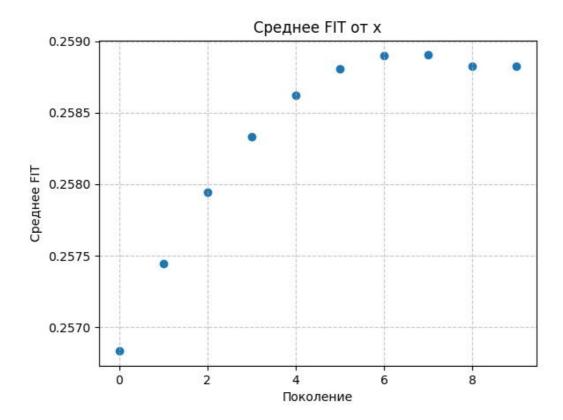


Рис. 6. График зависимости среднего значения FIT от номера популяции

#### Вывод

В ходе выполнения работы был изучен генетический алгоритм на примере поиска оптимального решения. Было выявлено, что уже к 10 поколению мы приблизились к оптимальному решению (при 100 существующих), что обусловлено использованием элитарного механизма селекции особей для скрещивания. Решением данной проблемы является турнирный метод селекции. Также стоит понимать, что практическое отсутствие разницы на графиках координат первых 10ти итераций обусловлено рандомизацией начальных параметров хромосом и коэффициента мутации.

```
Приложение А
Файл 'Main.py':
import time
from Function import Methods
population size = 4
num generations = 100
mutation rate = 0.25
min x = 0.0
max x = 2.0
\min_{y=-2.0}
max y = 2.0
max time = 30
population = Methods.initialize population(population size, min x, max x, min y,
max y)
initial mutation rate = mutation rate
start time = time.perf counter()
generation list = []
average fitness list = []
for generation in range(num generations):
  population = Methods.assess population(population)
  parents = Methods.choose parents(population)
  Methods.display results(population, generation)
  current convergence = generation / num generations
  mutation rate = initial mutation rate * (1.0 - current convergence)
  for i in range(0, population size - 1, 2):
    child1 = Methods.perform crossover(parents[i], parents[i + 1])
    child1 = Methods.apply_mutation(child1, mutation_rate, min_x, max_x, min_y,
max y)
    population[j] = child1
    population[j].x = child1.x
    population[i].y = child1.y
    population[j].fitness = Methods.calculate fitness(population[j].x, population[j].y)
  current time = time.perf counter()
  execution time = current time - start time
  if execution time >= max time:
    print("Limit of time")
    break
```

```
if Methods.check population convergence(population):
     print("Fitness Convergence", generation)
     break
  generation list.append(generation)
  average fitness = sum(p.fitness for p in population) / len(population)
  average fitness list.append(average fitness)
Methods.draw fitness graph(generation list[:10], average fitness list[:10])
Methods.draw scatter plots(population)
best individual = max(population, key=lambda x: x.fitness)
print("Оптимальное решение: \nx =", round(best individual.x, 4), ", y =",
round(best individual.y, 4), "\nf(x, y) =", round(best_individual.fitness, 4))
Файл 'Function.py':
import random
import math
import time
import matplotlib.pyplot as plt
class Organism:
  def init (self, x, y):
     self.x = x
     self.y = y
     self.fitness = 0.0
class Methods:
  definitialize population(population size, min x, max x, min y, max y):
     population = []
     seed = int(time.time() * 1000)
     random.seed(seed)
     for in range(population size):
       x = random.uniform(min x, max x)
       y = random.uniform(min y, max y)
       population.append(Organism(x, y))
     return population
  def calculate fitness(x, y):
    return (math.sin(x) * math.cos(y)) / (1 + x * x + y * y)
  def assess population(population):
     for individual in population:
       fitness = (math.sin(individual.x) * math.cos(individual.y)) / (1 + individual.x
```

```
* individual.x + individual.y * individual.y)
       individual.fitness = fitness
    return population
  def choose parents(population):
    parents = []
    tournament size = 3
    for in range(len(population)):
       best parent = None
       best fitness = -float('inf')
       for in range(tournament size):
         random index = random.randint(0, len(population) - 1)
         candidate = population[random index]
         distance = math.sqrt((candidate.x - 0.5) ** 2 + (candidate.y + 0.000000005)
** 2)
         distance weight = math.exp(-0.1 * distance)
         weighted fitness = candidate.fitness * distance weight
         if weighted fitness > best fitness:
            best parent = candidate
            best fitness = weighted fitness
       parents.append(best parent)
    return parents
  def apply mutation(individual, mutation rate, min x, max x, min y, max y):
    seed = int(time.time() * 1000)
    random.seed(seed)
    mutation prob = random.uniform(0.0, 1.0)
    mutation value = random.uniform(-mutation rate, mutation rate)
    x = individual.x
    y = individual.y
    if mutation prob < mutation rate:
       x += mutation value
       x = max(min x, min(x, max x))
    if mutation prob < mutation rate:
       y += mutation value
       y = max(min y, min(y, max y))
    mutated individual = Organism(x, y)
    mutated individual.fitness = (\text{math.sin}(x) * \text{math.cos}(y)) / (1 + x * x + y * y)
    return mutated individual
  def perform crossover(parent1, parent2):
    seed = int(time.time() * 1000)
    random.seed(seed)
    crossover prob = random.uniform(0.0, 1.0)
    x = parent1.x if crossover prob < 0.5 else parent2.x
    y = parent1.y if crossover prob < 0.5 else parent2.y
    child = Organism(x, y)
```

```
child.fitness = (\text{math.sin}(x) * \text{math.cos}(y)) / (1 + x * x + y * y)
     return child
  def check population convergence(population):
     fitness sum = sum(p.fitness for p in population)
     average fitness = fitness sum / len(population)
     num converged = sum(1 for p in population if abs(p.fitness - average fitness) <
0.0001)
     convergence ratio = num converged / len(population)
     return convergence ratio \geq 0.7
  def display results(population, generation):
     sum fitness = 0
    iterations_to_display = [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 20, 30, 40, 50, 60, 70, 80, 90,
100]
     if generation in iterations to display:
       print(f"Iteration {generation}")
       print("X:")
       for ind in population:
          print(f"{round(ind.x, 4)}")
       print("Y:")
       for ind in population:
          print(f"{round(ind.y, 4)}")
       print("F:")
       for ind in population:
          sum fitness += ind.fitness
          print(f"{round(ind.fitness, 4)}")
       best individual = max(population, key=lambda x: x.fitness)
       max fitness = best individual.fitness
       print(f"\nmax: {round(max fitness, 4)}")
       print(f''Среднее: {round(sum fitness / len(population), 4)}\n")
  def draw fitness graph(generation list, average fitness list):
     plt.scatter(generation list, average fitness list, marker='o')
     plt.title('Среднее FIT от х')
     plt.xlabel('Поколение')
     plt.ylabel('Среднее FIT')
     plt.grid(True, linestyle='--', alpha=0.7)
     plt.savefig('Fitness.png')
  def draw scatter plots(population):
     plt.figure(figsize=(15, 10))
     plt.subplots adjust(wspace=0.1, hspace=0.1)
     for i in range(10):
       x values = [ind.x for ind in population]
       y values = [ind.y for ind in population]
```

```
plt.scatter(x_values, y_values, marker='o') plt.title(fГрафик рассеивания для поколения \{i+1\}') plt.xlabel('X') plt.ylabel('Y') plt.grid(True, linestyle='--', alpha=0.7) plt.savefig(f'Scatter - \{i+1\}')
```

### Приложение Б

```
venv\Scripts\python.exe C:\Python\HW2\main.py
              示 X:
註 0.5114
⑤ 0.5017
曾 0.5114
1.6118
                        1.6118
Y:
0.2446
0.2348
0.2446
-1.9427
9.5

1.6118

Y:

0.2542

9.2548

0.2542

-1.9427

F:

0.3666

0.7570

□ ■ HWZ ∨ Version control ∨ Project ∨ ■ main.py

Run □ main · .
              ⇒ max: 0.3606

ы Среднее: 0.2574

⊜

В Iteration 3
      D
```

