Министерство образования Российской Федерации МОСКВОСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ им. Н.Э.БАУМАНА

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

МЕТОДЫ ОПТИМИЗАЦИИ

Рубежный контроль №2 на тему:

«Исследование генетических алгоритмов в задачах поиска экстремумов»

Вариант – 1

Преподаватель:

Коннова Н.С.

Студент:

Александров А. Н.

Группа: ИУ8-34

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 областиD с помощью простого (классического) генетического алгоритма.

За исходную популяцию принять 4 случайных точки. Хромосома каждой особи состоит из двух генов: значений координат х , у . 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 ($N \sim 10^1...10^2$). Визуализировать результаты расчетов.

Ход решения:

Исходная функция f(x, y)имеет вид:

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

Область допустимых значенийD:

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

Для решения задачи была написана программа на языке **Python** (см. Приложение A):

1. genetic algorithm.py

Содержит реализацию класса *GeneticAlgorithm*, который инициализируется фит функцией и границами поиска экстремума.

Поля класса GeneticAlgorithm:

Поле **fit_func_:** инициализируется лямбда функцией от двух аргументов — x и y.

Поле **iterations_count_:** содержит число итераций, которые совершает генетический алгоритм.

Поле **bounds_:** содержит область допустимых значений аргументов х и у.

Поле species_count_: содержит число осыбей в популяции.

Поле **population_number_:** содержит номер текущей популяции.

Поле **population_:** содержит текущую популяцию.

Поле **max_result_:** содержит максимальное значение фит функции за популяцию.

Поле **mean_result_:** содержит среднее значение фит функции за популяцию.

Методы класса GeneticAlgorithm:

Mетод *PrintPopulation(self):* выводит таблицу популяции, а также максимальное и среднее значения фит функции в ней.

Метод *Solve(self):* производит решение задачи указанное число итераций.

Mетод *InitPopulation(self)*: задание начальной популяции случайными значениями хромосом в пределах допустимых значений аргументов.

Метод Mutation(self): производит мутацию текущего поколения.

Метод *CrossoverAndCalcFit(self)*: производит скрещивание осыбей промежуточной популяции путём кроссовера и вычисляет значение фит функции.

Mетод *VisualizePopulation(self)*: визуализирует поколение и сохраняет его в директорию /results.

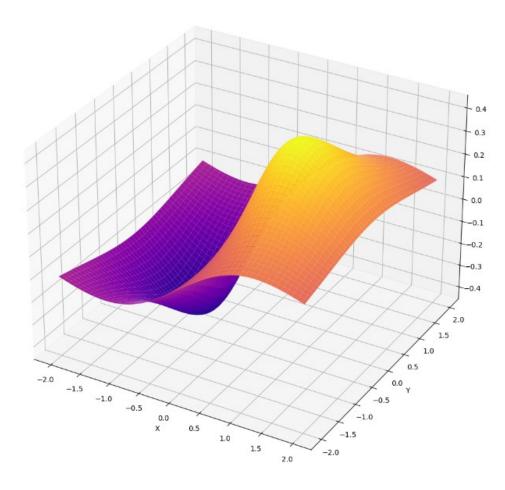


Рисунок 1 График исходной поверхности.

Начальное поколение:

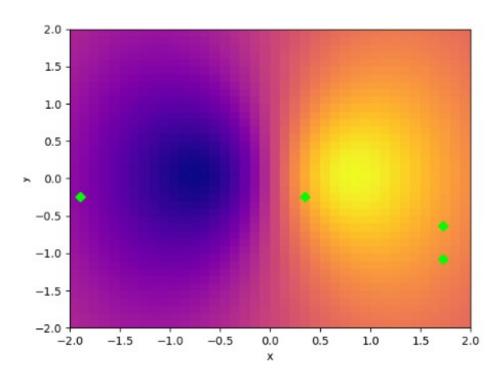


Рисунок 2 Начальное поколение

Первые 10 итераций алгоритма:

```
Поколение: 1
| 0.348256 | -1.07902 | 0.14931 |
| 1.723671 | -0.240393 | 0.245316 |
| 0.348256 | -0.638812 | 0.223138 |
| 1.723671 | -0.240393 | 0.245316 |
Максимальный результат: 0.245316
Средний результат: 0.21577
Поколение: 2
| 1.723671 | -0.638812 | 0.225693 |
| 0.348256 | -0.240393 | 0.28943 |
| 1.723671 | -0.240393 | 0.245316 |
| 1.723671 | -0.240393 | 0.245316 |
Максимальный результат: 0.28943
Средний результат: 0.251439
Поколение: 3
         --+-----+
| 0.348256 | -0.240393 | 0.28943 |
| 1.723671 | -0.240393 | 0.245316 |
| 0.348256 | -0.240393 | 0.28943 |
| 1.723671 | -0.240393 | 0.245316 |
Максимальный результат: 0.28943
Средний результат: 0.267373
Поколение: 4
| 1.662667 | -0.147563 | 0.263001 |
| 0.406113 | -0.159661 | 0.331851 |
| 1.662667 | -0.296956 | 0.258467
| 0.447112 | -0.159661 | 0.352834 |
Максимальный результат: 0.352834
Средний результат: 0.301538
Поколение: 5
+----+
| 0.466373 | -0.190425 | 0.358639 |
| 1.756958 | -0.23524 | 0.237244 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.381655 | -0.23524 | 0.310123 |
Максимальный результат: 0.360867
Средний результат: 0.316718
```

Рисунок 3 Первые 5 поколений.

```
Поколение: 6
| 0.466373 | -0.23524 | 0.353264 |
| 0.381655 | -0.168883 | 0.317205 |
| 0.466373 | -0.190425 | 0.358639 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
Максимальный результат: 0.360867
Средний результат: 0.347494
Поколение: 7
| 0.466373 | -0.23524 | 0.353264 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.190425 | 0.358639 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
Максимальный результат: 0.360867
Средний результат: 0.35841
Поколение: 8
| 0.466373 | -0.190425 | 0.358639 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
Максимальный результат: 0.360867
Средний результат: 0.36031
Поколение: 9
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
Максимальный результат: 0.360867
Средний результат: 0.360867
Поколение: 10
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
Максимальный результат: 0.360867
Средний результат: 0.360867
```

Рисунок 4 Поколения 5-10

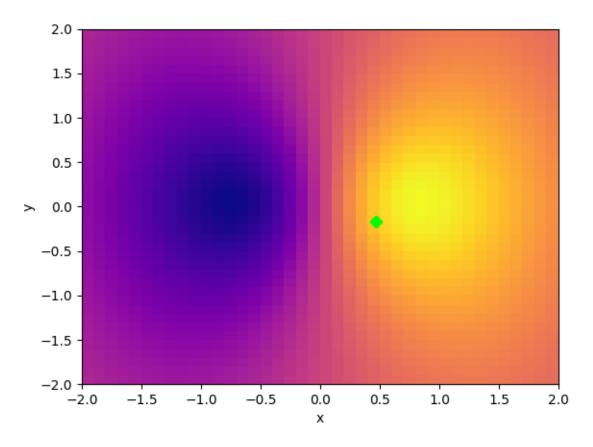


Рисунок 5 Визуализация поколения 10.

Популяции N = 10..100 с шагом 10:

```
Поколение: 10
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
| 0.466373 | -0.168883 | 0.360867 |
Максимальный результат: 0.360867
Средний результат: 0.360867
Поколение: 20
| X | Y | FIT |
| 0.554139 | -0.185469 | 0.392265 |
| 0.554139 | -0.159542 | 0.394898 |
| 0.554139 | -0.159542 | 0.394898 |
| 0.554139 | -0.159542 | 0.394898 |
Максимальный результат: 0.394898
Средний результат: 0.39424
Поколение: 30
+----+
| 0.588973 | -0.066582 | 0.411084 |
| 0.588286 | -0.066582 | 0.410907 |
| 0.588973 | -0.066582 | 0.411084 |
| 0.588973 | -0.066582 | 0.411084 |
Максимальный результат: 0.411084
Средний результат: 0.41104
Поколение: 40
| 0.627848 | -0.185639 | 0.411159 |
| 0.502763 | -0.087963 | 0.382265 |
| 0.627848 | -0.082042 | 0.419298 |
| 0.563936 | -0.087963 | 0.403177 |
Максимальный результат: 0.419298
Средний результат: 0.403975
Поколение: 50
| 0.764859 | -0.16668 | 0.42934 |
| 0.706055 | -0.016062 | 0.432913 |
| 0.764859 | -0.124542 | 0.432631 |
| 0.706055 | -0.016062 | 0.432913 |
Максимальный результат: 0.432913
Средний результат: 0.431949
```

9

```
Поколение: 60
| 0.821945 | 0.05469 | 0.436362 |
| 0.745884 | -0.113321 | 0.432468 |
| 0.821945 | 0.031595 | 0.436881 |
| 0.673733 | -0.113321 | 0.425365 |
Максимальный результат: 0.436881
Средний результат: 0.432769
Поколение: 70
| 0.797664 | -0.109481 | 0.434233 |
| 0.850419 | 0.053489 | 0.435414 |
| 0.797664 | 0.053489 | 0.436651 |
| 0.785819 | 0.053489 | 0.436569 |
Максимальный результат: 0.436651
Средний результат: 0.435717
Поколение: 80
| 0.797664 | 0.053489 | 0.436651 |
| 0.797664 | 0.053489 | 0.436651 |
| 0.797664 | 0.053489 | 0.436651 |
| 0.797664 | 0.053489 | 0.436651 |
Максимальный результат: 0.436651
Средний результат: 0.436651
Поколение: 90
| 0.766477 | 0.154315 | 0.430461 |
| 0.917409 | -0.037012 | 0.430833 |
| 0.766477 | -0.037012 | 0.436541 |
| 0.886586 | -0.037012 | 0.433544 |
Максимальный результат: 0.436541
Средний результат: 0.432845
Поколение: 100
| 0.766477 | -0.037012 | 0.436541 |
| 0.766477 | -0.037012 | 0.436541 |
| 0.766477 | -0.037012 | 0.436541 |
| 0.766477 | -0.037012 | 0.436541 |
Максимальный результат: 0.436541
Средний результат: 0.436541
```

10

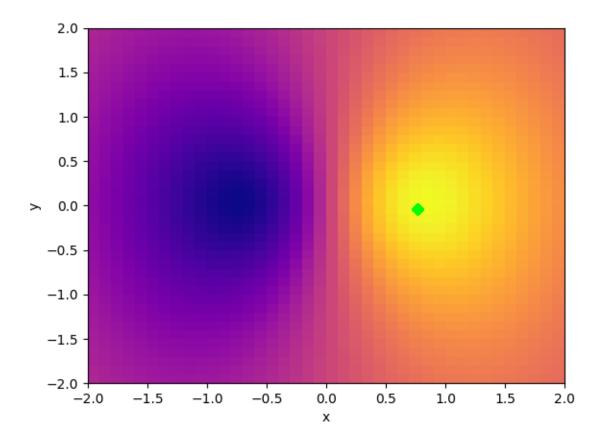


Рисунок 8 Поколение 100

Вывод:

Проделав работу, я изучил основные принципы действия генетических алгоритмов на примере поиска экстремума функции двух переменных; изучил основные шаги алгоритма, возможные критерии останова, виды алгоритмов селеции, операторов кроссовера и мутации.

По результатам численного эксперимента мы видим, что на 10 поколении результат ещё далековат от необходимого экстремума, но на 100 - совсем близок к идеальному.

Идея эволюционных алгоритмов в том, чтобы найти некое приближенное к лучшему, к оптимальному решению, которое скорее всего будет нас удовлетворять. Им можно найти применение для решения различных инженерных и практических задач.

К недостаткам генетических алгоритмов можно отнести ограниченность в способности нахожения верного решения. Они не могут регулировать логику развития поиска, существует вероятность, что в некоторых случаях алгоритм будет существенно ошибаться.

Приложение А

Код программы

```
Файл "таіп.ру"
```

```
# Copyright 2020 Alexey Alexandrov <sks2311211@yandex.ru>
import genetic_algorithm as genetic
import numpy as np

# Вариант 1.
# f(x, y) = sin(x) / (1 + x^2 + y^2)

if __name__ == '__main__':
    fit_function = lambda x, y: np.sin(x) / (1 + x ** 2 + y ** 2)
    bounds = [-2., 2., -2., 2.]
    genetic.GeneticAlgorithm(fit_function, bounds).Solve()
```

Файл "genetic_algorithm.py"

```
# Copyright 2020 Alexey Alexandrov <sks2311211@yandex.ru>
import os
import random
import imageio
from mpl toolkits.mplot3d import Axes3D
from matplotlib import cm
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
from prettytable import PrettyTable
ITERATIONS COUNT = 101
SPECIES COUNT = 4
MUTATE CHANCE = 0.25
MUTATE CONSTANT = 5
ROUND CONSTANT = 6
class GeneticAlgorithm:
  def __init__(self, fit func, bounds):
    """Инициализация задачи по фит функции и границам
диапазона."""
    self.fit func = fit func
    self.iterations count = ITERATIONS COUNT
```

```
self.bounds = bounds
    self.species count = SPECIES COUNT
    self.population number = 0
    self.population = self.InitPopulation()
    self.max result = np.max(self.population [:, 2])
    self.mean result = np.mean(self.population [:, 2])
  def PrintPopulation(self):
     """Вывод таблицы."""
    print(f"Поколение: {self.population number }")
    table = PrettyTable()
    table.field_names = ["X", "Y", "FIT"]
    for i in range(self.species count ):
       table.add row(list(np.round(self.population [i], ROUND CONSTANT)))
    self.population number +=1
    print(table)
    print(f"Максимальный результат: {round(self.max result,
ROUND CONSTANT) }")
     print(f"Средний результат: {round(self.mean result,
ROUND CONSTANT) }")
  def Solve(self):
    """Решение задачи."""
    for i in range(self.iterations count ):
       self.VisualizePopulation()
       self.CrossoverAndCalcFit()
       self.PrintPopulation()
       # Mutate in 25% of population.
       if random.uniform(0, 1) \le 0.25:
         self.Mutation()
    self.CreateGifVisualization()
  def InitPopulation(self):
     """Начальная популяция."""
    population = np.random.rand(self.species count , 3)
    # Столбец Х.
    population[:, 0] = self.bounds [0] + population[:, 0] * (self.bounds [1] -
self.bounds [0])
     # Столбец Ү.
```

```
population[:, 1] = self.bounds [2] + population[:, 1] * (self.bounds [3] -
self.bounds [2])
     # Столбец FIT.
     population[:, 2] = self.fit func (population[:, 0], population[:, 1])
     return population
  def Mutation(self):
     """Мутация"""
     delta = (np.random.rand(*self.population .shape) - 0.5) /
MUTATE CONSTANT
     self.population = self.population + delta
     x column = self.population [:][0]
     y column = self.population [:][1]
     satisfying x = np. where (np.logical and (x column > self.bounds [0],
x column < self.bounds [1]))
     satisfying y = np.where(np.logical and(y column > self.bounds [2],
y column < self.bounds [0]))
     if len(satisfying x) != len(x column) or len(satisfying y) !=
len(y column):
       self.population = self.population - delta
  def CrossoverAndCalcFit(self):
     """Кроссовер и вычисление значений фит функции."""
     curr population = self.population [self.population [:,
2].argsort()].copy()
     x3 = curr population[3][0]
     y3 = curr population[3][1]
     x2 = curr population[2][0]
     y2 = curr population[2][1]
     x1 = curr_population[1][0]
     y1 = curr population[1][1]
     new population = np.array(
       [[x3, y1, self.fit func (x3, y1)], [x1, y3, self.fit func (x1, y3)],
        [x3, y2, self.fit func (x3, y2)], [x2, y3, self.fit func (x2, y3)]])
     self.max result = np.max(new population[:, 2])
     self.mean result = np.mean(new population[:, 2])
     self.population = new population.copy()
  def VisualizePopulation(self):
     if not os.path.exists('results/'):
```

```
os.makedirs('results/')
x0, x1 = self.bounds [:2]
x = np.arange(x0, x1 + 0.1, 0.1)
y0, y1 = self.bounds [2:]
y = np.arange(y0, y1 + 0.1, 0.1)
x, y = np.meshgrid(x, y)
z = self.fit func (x, y)
x_p, y_p = np.transpose(self.population [:, :2])
plt.title(f"Поколение {self.population_number_}.")
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.pcolormesh(x, y, z, cmap=cm.plasma)
plt.plot(x p, y p, marker='D', linestyle=", color='lime')
plt.savefig('results/' + str(self.population_number_) + '.png')
# plt.show()
plt.clf()
```