#### Генетические алгоритмы и моделирование эволюции

Genetic algorithms and simulation of evolution

Латыпова Диана

21 марта 2024

Российский университет дружбы народов имени Патриса Лумубы, Москва, Россия

Информация

#### Докладчик

- Латыпова Диана
- студент НФИбд-02-21
- Российский университет дружбы народов имени Патриса Лумумбы
- 1032215005@rudn.ru
- https://github.com/dlatypova



## Вводная часть

#### Актуальность

- Активно развивающаяся область исследований в контексте математического моделирования
- Предоставляют эффективные инструменты для поиска оптимальных решений.
- Способны адаптироваться к изменяющимся условиям, использовать эвристические методы и моделировать процессы эволюции

#### Цели и задачи

**Цель**: Представление основных принципов и концепций генетических алгоритмов, а также их применение в моделировании эволюции.

#### Задачи:

- Обзор основных принципов и концепций генетических алгоритмов
- Исследование применения генетических алгоритмов в моделировании эволюции
- Анализ результатов применения генетических алгоритмов на примере.

## Описание ГА

#### Описание ГА

Генетический алгоритм - это алгоритм, основанный на имитации генетических процедур развития популяции в соответствии с принципами эволюционной динамики. Часто используется для решения задач оптимизации (многокритериальной), поиска, управления.

#### Основные принципы ГА (1)

Отбор: отбираются особи с лучшей приспособленностью для размножения

$$P(x_i) = \frac{f(x_i)}{\sum_{i=1}^{N} f(x_i)}$$

#### Основные принципы ГА (2)

Скрещивание: Отобранные особи спариваются и производят потомство

Пусть  $x_1$  и  $x_2$  - два родителя, а  $x_3$  и  $x_4$ - их потомки. Тогда:

$$x_3 = (x_1[1:k] + x_2[k+1:])$$
  
 $x_4 = (x_2[1:k] + x_1[k+1:])$ 

 $x_1[1:k]$  обозначает первую часть генов от  $x_1$  до k, а  $x_1[k+1:]$  - вторая часть генов от k+1 до конца последовательности. Аналогично для  $x_2$ 

#### Основные принципы ГА (3)

Мутация: Потомство подвергается случайным мутациям

Пусть x - индивид, а  $x^\prime$  - его мутированная версия. Тогда:

$$x'[i] = \begin{cases} 1 - x[i], \\ x[i], \end{cases}$$

#### Основные принципы ГА (4)

**Повторение**: Процесс повторяется до тех пор, пока не будет достигнуто условие останова

#### Цикл:

- 1. Установка начальных параметров, создание начальной популяции индивидов
- 2. Оценка пригодности каждого индивида в популяции
- 3. Выполнение операторов селекции, скрещивания и мутации для создания новой популяции
- 4. Оценка пригодности новой популяции и проверка критерия останова. Если критерий не достигнут, возвращение к шагу 3.

# ГА в моделировании эволюции

#### ГА в моделировании эволюции

В моделировании эволюции генетические алгоритмы используются для решения ряда задач:

- Моделирование эволюционных процессов
- Изучение динамики популяций
- Анализ эволюционных стратегий
- Оптимизация процессов в эволюционных системах
- Решение практических задач

Пример применения

генетических алгоритмов для

моделирования эволюции

популяции в простой среде.

#### Пример (1)

```
# Количество особей в популяции
population size = 100
# Количество генов у каждой особи
num genes = 20
# Генерация начальной популяции случайным образом
function generate population(population size, num genes)
    return [rand(Bool, num genes)
    for in 1:population size]
end
# Генерация начальной популяции
population = generate population(population size, num genes)
```

#### Пример (2)

```
# Генетический алгоритм для моделирования эволюции
function genetic algorithm(population, num generations)
    fitness values = Float64[]
    for generation in 1:num generations
        # Оценка приспособленности
        fitness = [calculate fitness(individual)
        for individual in population]
        sorted indices = sortperm(fitness, rev=true)
        # Отбор лучших особей для скрешивания
        selected parents = population[sorted indices
        [1:div(length(population), 2)]]
```

#### Пример (3)

```
# Скрещивание и мутация
        new population = []
        while length(new population) < length(population)
            parent1, parent2 = rand(selected parents, 2)
            child = crossover(parent1, parent2)
            child = mutate(child, mutation rate)
            push!(new population, child)
        end
        population = new population
        push!(fitness values, maximum(fitness))
    end
    return fitness values
end
```

13/15

### Пример (4)

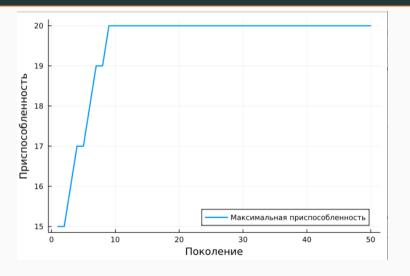


Рис. 1: График

# Выводы

#### Выводы

- Рассмотрены основные принципы работы генетических алгоритмов: селекция, скрещивание, мутация и повторение
- Продемонстрировано применение генетических алгоритмов в моделировании эволюции
- Представлен практический пример применения ГА на языке программирования Julia для моделирования эволюции популяции в простой среде