# Методы стохастической оптимизации

Лабораторная работа №4

Иванов Владимир, М3235, Боин Михаил, М3234 Шепелев Матвей, М3235 Зубарев Денис, М3235 Команда ООО АДВЧИПСГРУПП

## 1 Введение

В данной работе рассматриваются:

- Метод имитации отжига
- Генетический алгоритм

#### 1.1 Функции для минимизации

1. Функция Розенброка

$$f(x,y) = (1-x)^2 + 100(y-x^2)^2$$

2. Функция Химмельблау:

$$f(x,y) = (x^2 + y - 11)^2 + (x + y^2 - 7)^2$$

3. Функция Экли:

$$f(x,y) = -20 \exp \left(-0.2 \sqrt{0.5 (x^2 + y^2)}\right) - \exp(0.5 (\cos(2\pi x) + \cos(2\pi y))) + 20 + e^{-2x^2 + 2x^2} + e^{-2x^2$$

(мультимодальная функция с минимумом в точке  $x_0=(0,0)$ ,  $f(x_0)=0$ )

Каждый метод запускается несколько раз, и итоговые результаты усредняются (это сделано для того, чтобы учесть случайность методов).

## 2 Алгоритм имитации отжига

## 2.1 Реализация

Ключевые компоненты алгоритма:

Генерация нового состояния:  $x_{k+1} = F(x_k)$ 

Приращения целевой функции:  $\Delta E = E(x_{k+1}) - E(x_k)$ 

**Вероятность перехода**:  $P(\Delta E,T)=e^{-\frac{\Delta E}{T}}$  (критерий Метрополиса)

**Функция изменения температуры**:  $T_{k+1} = \alpha * T_k$  (геометрическое охлаждение)

## 2.2 Как работает

Алгоритм имитации отжига работает итеративно, на каждом шаге:

- 1. Генерация нового состояния:
  - При помощи F получаем новое состояние  $x_{k+1}$

#### 2. Оценка решения:

- ullet Вычисляем  $\Delta E$
- Если  $\Delta E \leq 0$  (улучшение), решение всегда принимается
- Если  $\Delta E>0$  (ухудшение), решение принимается с вероятностью, высчитывающейся соответствующей функцией  $P(\Delta E,T)$

#### 3. Обновление температуры:

- Температура снижается по выбранному закону
- Процесс продолжается пока  $T>T_{\min}$

## 2.3 Результаты работы алгоритма

Для выбора нового состояния была использована следующая  $F: F(x) = x + \alpha,$  где  $\alpha \in [0.3, 0.3)$  - для поиска минимума обычной функции,

 $F(x)=\mathrm{concatenate}(x[:i],x[i:j+1].\mathrm{reverse}(),x[j+1:]),$ где i,j-индексы городов,  $i\leq j$  - для решения задачи коммивояжера

## • Поиск минимума функции

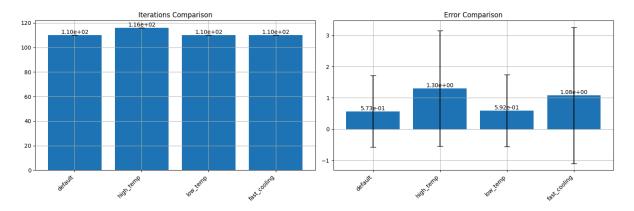
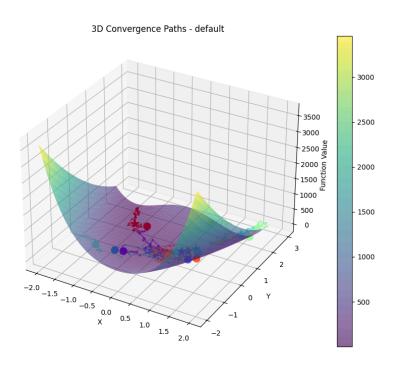


Рис. 1: на функции Розенброка



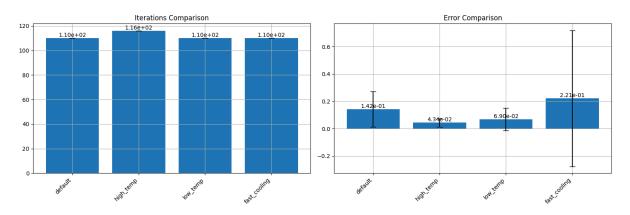
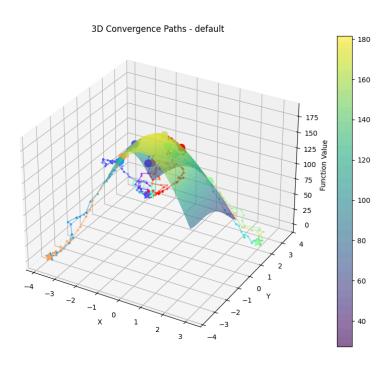


Рис. 2: на функции Химмельблау



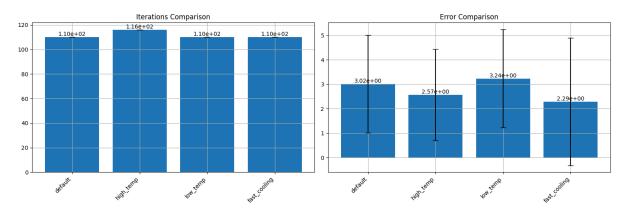
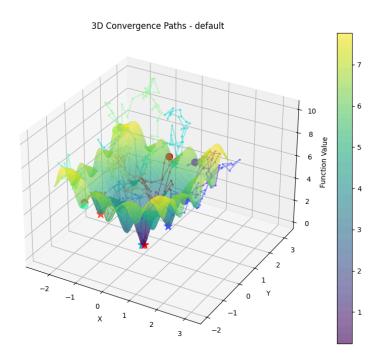


Рис. 3: на функции Экли



## • Задача коммивояжёра

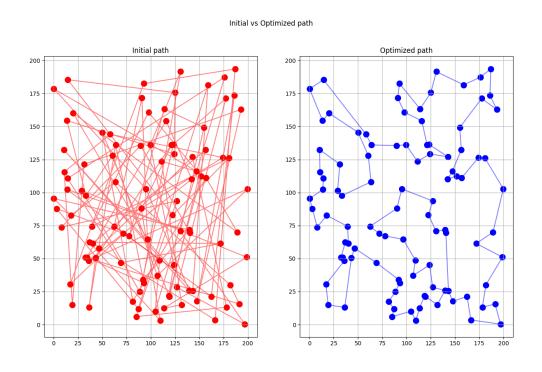


Рис. 4: Количество итераций: 115124

Отжиг показывает не то что бы хорошие результаты на функциях Розенброка/Химмельблау: он находит минимум с большой

погрешностью за относительно высокое число итераций. На мультимодальной функции Экли он застревает в локальном минимуме.

Алгоритм эффективно решает задачу коммивояжера, находя оптимальный путь, но требует тщательного подбора точек. Для больших наборов точек (например, 100) необходимо использовать медленное охлаждение (например,  $\alpha$  = 0.9999), чтобы избежать преждевременной сходимости к субоптимальному решению.

# 3 Генетический алгоритм

Алгоритм, вдохновленный биологическим процессом эволюции.

#### 3.1 Как работает

- 1. Инициализация:
  - Создается начальная популяция случайных решений
  - Для задачи коммивояжера случайная перестановка городов
- 2. Скрещивание:
  - Выбираются два лучших родителя из случайной группы и создается новый объект на основание их признаков
- 3. Мутация:
  - Происходит небольшое случайное изменения в ребенке
- 4. Замена поколений:
  - Формируется новая популяция из лучших решений
  - Процесс повторяется пока не достигнут критерий остановки

## 3.2 Реализация для минимизации

**Инициализация**: Создаётся набор векторов со случайными вещественными числами

**Скрещивание**: На основание случайной величины  $\alpha$  (от 0 до 1), мы получаем ребенка по формуле:  $\alpha \cdot x_1 + (1-\alpha) \cdot x_2$ , где  $x_1$  и  $x_2$  это лучшие вектора выбранные из текущей популяции

**Мутации**: С вероятностью mutation rate к каждому элементу вектора добавляется число от 0 до 1

**Остановка**: модуль разности между правильным ответом и нашим меньше  $\varepsilon$ , либо предел по шагам

#### 3.2.0.1 Результаты работы алгоритма

• Поиск минимума функции

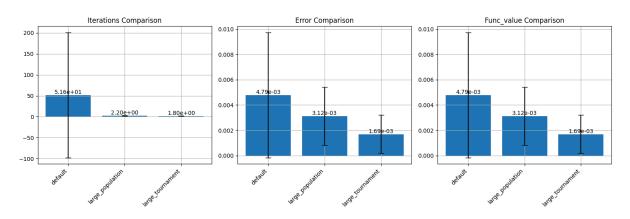


Рис. 5: на функции Розенброка

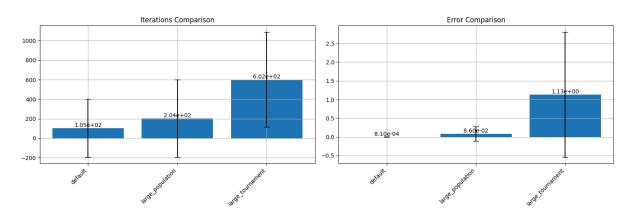


Рис. 6: на функции Химмельблау

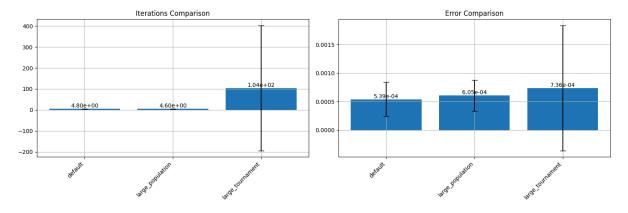


Рис. 7: на функции Экли

Генетический хорошо показал себя на функции Экли, где за быстро смог найти глобальный минимум, но не лучшим образом отработал на функциях Химмельблау/Розенброка: ему потребовалось очень много итераций, чтобы сойтись (но зато с высокой точностью).

#### 4 Заключение

Алгоритм отжига - не лучшее решение для обычной минимизации функции, т.к сложно подобрать достаточно универсальную и простую F(x), а с неудачной он показывает посредственные результаты.

С другой стороны, отжиг хорошо решает специализированные задачи, например, задачу коммивояжера.

Генетический алгоритм неплохо справляется с задачей минимизации: он очень точно находит ответ, но требует достаточно много итераций и вычислений.