Отчёт по лабораторной работе №2 по фундаментальным концепциям искусственного интеллекта на тему: "Глобальная оптимизация и метаэврестические алгоритмы"

Выполнил студент группы М80-114СВ-24 Сипкин Владислав.

- 1. Функция Химмельблау:
- а) Этот код включает:

Листинг 1 — Программа реализации тестирования данной функция Химмельблау на поиск оптимума 3 разными алгоритмами доступными в библиотеке рудто

```
import pygmo as pg
import pandas as pd
# задание алгоритма тестирования функции
def test_func(problem, algorithm):
    pop = pg.population(problem, 20) # создание популяции
    pop = algorithm.evolve(pop)
                                  # эволюция популяции с помощью алгоритма
    best x = pop.champion x[0]
                                # выбор лучших результатов для x, y и f(x, y)
    best_y = pop.champion_x[1]
    best f = pop.champion f[0]
    return best x, best y, best f
# задание функции Химмельбау
class Himmelbau:
    def fitness(self, x):
       return [(x[0]**2 + x[1] - 11)**2 + (x[0] + x[1]**2 - 7)**2]
    def get_bounds(self):
       return ([-5,-5],[5,5])
prob = pg.problem(Himmelbau()) # определение задачи оптимизации в качестве
функции Химмельбау
results = []
                # список результатов тестирования
PSO = pg.algorithm(pg.pso(gen=100)) # алгоритм роя частиц
CMAES = pg.algorithm(pg.cmaes(gen=100)) # алгоритм стратегии эволюции
адаптации ковариационной матрицы
DE = pg.algorithm(pg.de(gen=100))
                                 # алгоритм дифференциальной эволюции
results.append(["Particle_Swarm_Optimization"] + list(test_func(prob,
PSO)))
            # запись результатов тестирования через алгоритм роя частиц
results.append(["Covariance_Matrix_Adaptation_Evolution_Strategy"] +
list(test_func(prob, CMAES))) # запись результатов тестирования через
алгоритм стратегии эволюции адаптации ковариационной матрицы
results.append(["Differential_Evolution"] + list(test_func(prob, DE)))
запись результатов тестирования через алгоритм дифференциальной эволюции
```

```
# вывод результатов тестирорования функции на поиск оптимума 3 разными алгоритмами доступными в библиотеке visualisation_results = pd.DataFrame(results, columns=[ 'Algorithm', 'x', 'y', 'f(x, y)', ])

print(visualisation_results)
```

Алгоритмы, используемые для тестирования:

- PSO алгоритм роя частиц;
- CMAES алгоритм стратегии эволюции адаптации ковариационной матрицы;
- DE алгоритм дифференциальной эволюции.
- б) Результат реализации тестирования данной функции на поиск оптимума 3 разными алгоритмами доступными в библиотеке рудто:

```
Algorithm x y f(x, y)
0 Particle_Swarm_Optimization 3.000000 2.000005 3.652240e-10
1 Covariance_Matrix_Adaptation_Evolution_Strategy 3.000003 2.000001 5.109080e-10
2 Differential_Evolution 3.000003 1.999998 2.395466e-10
```

Рис. 1. Результат тестирования функции Химмельбау на поиск оптимума 3 разными алгоритмами доступными в библиотеке рудто

- 2. Функция трехгорбого верблюда:
- а) Этот код включает:

Листинг 2 — Программа реализации тестирования функции трехгорбого верблюда на поиск оптимума 3 разными алгоритмами доступными в библиотеке рудто

```
import pygmo as pg
import pandas as pd
from itertools import product

# задание алгоритма тестирования функции
def test_func(problem, algorithm):
    pop = pg.population(problem, 20)  # создание популяции
    pop = algorithm.evolve(pop)  # эволюция популяции с помощью алгоритма
    best_x = pop.champion_x[0]  # выбор лучших результатов для x, y и f(x, y)
    best_y = pop.champion_x[1]
    best_f = pop.champion_f[0]
    return best_x, best_y, best_f

# задание функции трехгорбого верблюда
class ThreeHumpedCamel:
```

```
def fitness(self, x):
        return [(x[0]**2 + x[1] - 11)**2 + (x[0] + x[1]**2 - 7)**2]
    def get_bounds(self):
        return ([-5,-5],[5,5])
prob = pg.problem(ThreeHumpedCamel())
                                           # определение задачи оптимизации в
качестве функции трехгорбого верблюда
                 # список результатов тестирования
results = []
PSO = pg.algorithm(pg.pso(gen=100))
                                        # алгоритм роя частиц
CMAES = pg.algorithm(pg.cmaes(gen=100))
адаптации ковариационной матрицы
DE = pg.algorithm(pg.de(gen=100))
                                        # алгоритм дифференциальной эволюции
results.append(["Particle_Swarm_Optimization"] + list(test_func(prob,
             # запись результатов тестирования через алгоритм роя частиц
results.append(["Covariance_Matrix_Adaptation_Evolution_Strategy"] +
list(test func(prob, CMAES)))
                                 # запись результатов тестирования через
алгоритм стратегии эволюции адаптации ковариационной матрицы
results.append(["Differential Evolution"] + list(test func(prob, DE)))
запись результатов тестирования через алгоритм дифференциальной эволюции
# вывод результатов тестирорования функции на поиск оптимума 3 разными
алгоритмами доступными в библиотеке
visualisation results = pd.DataFrame(results, columns=[
    'Algorithm',
    'f(x, y)',
1)
print(visualisation results)
```

Алгоритмы, используемые для тестирования:

- PSO алгоритм роя частиц;
- CMAES алгоритм стратегии эволюции адаптации ковариационной матрицы;
- DE алгоритм дифференциальной эволюции.
- б) Результат реализации тестирования данной функции на поиск оптимума 3 разными алгоритмами доступными в библиотеке рудто:

```
Algorithm x y f(x, y)
0 Particle_Swarm_Optimization 3.000000 2.000005 3.652240e-10
1 Covariance_Matrix_Adaptation_Evolution_Strategy 3.000003 2.000001 5.109080e-10
2 Differential_Evolution 3.000003 1.999998 2.395466e-10
```

Рис. 2. Результат тестирования функции трехгорбого верблюда на поиск оптимума 3 разными алгоритмами доступными в библиотеке рудто