Лабораторная работа №6. Распределенные эволюционные алгоритмы.

Цель работы

Освоение принципов построения распределенных и параллельных эволюционных алгоритмов для повышения их производительности и эффективности.

Оборудование и программное обеспечение

- Использована Java JDK 11
- Watchmaker framework версии 0.7.1 (требует JDK 1.8 и выше)
- Шаблон проекта: https://gitlab.com/itmo_ec_labs/lab5

Условие

- Область определения всех переменных целевой функции: [-5, 5]
- Область определения целевой функции [0, 10]
- Заведомо известно, что глобальный оптимум = 10.

Инициализация полпуляции (MyFactory.java)

Инициализация выполняется с помощью генерации случайного числа в интервале [0, 1] типа double методом random.nextDouble() и последующей линейной трансформации для изменения диапозона значений.

Кроссовер (MyCrossover.java)

Так как дискретный кроссовер является частным случаем арифметического, был реализован арифметический. Арифметический кроссовер вычисляется по формуле:

$$z_i = \alpha \cdot x_i + (1 - \alpha) \cdot y_i$$

Метод mate принимает на вход родителей p1 , p2 и число точек, для которых производится кроссовер crossoverPointsNum , a также объект random . Для каждого дочернего элемента мы копируем в него соответсвующего родителя, генерируем случайным образом индексы, для которых будет произведен кроссовер (число индекссов = crossoverPointsNum) и для данных индексов производим вычисление по формуле выше.

Были опробованы различные значения alpha . Во всех экспериментах, представленных в данном отчета alpha = 0.5

Мутация (MyMutation.java)

Была имплементирована равномерная мутация. Каждый ген особи заменяется на новое случайное число с вероятностью mutation_prob . На основе незадукументированных эмперических исследований, оптимальные значения mutation_prob для решения задачи данной лабораторной лежат в интервале [0.005, 0.01]. Во всех экспериментах, представленых в данном отчете mutation_prob = 0.005.

Результаты экспериментов

Результаты усреднены по 10 запускам.

Во всех экспериментах были выставлены седующие параметры:

• число генераций: 100

• параметр арифметического кроссовера альфа: 0.5

• вероятность мутации: 0.05

• миграции между островами: 2

dimension = 50, размер популяции = 50

алгоритм	complexity	время (ms)	результат
single-thread	1	85	5.581
single-thread	2	76	6.235
single-thread	3	97	6.136
single-thread	4	98	5.596
single-thread	5	104	6.000
master-slave	1	88	5.812
master-slave	2	47	5.579

алгоритм	complexity	время (ms)	результат
master-slave	3	56	5.638
master-slave	4	106	5.934
master-slave	5	76	6.060
island	1	246	7.236
island	2	153	7.258
island	3	204	7.297
island	4	171	7.414
island	5	174	7.043

dimension = 50, размер популяции = 100

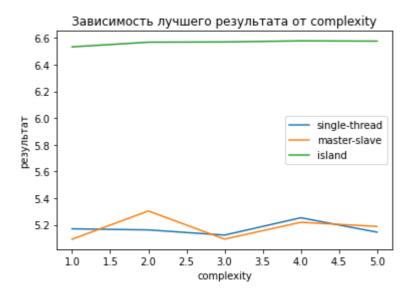
алгоритм	complexity	время (ms)	результат
single-thread	1	126	5.170
single-thread	2	118	5.162
single-thread	3	169	5.123
single-thread	4	188	5.253
single-thread	5	211	5.145
master-slave	1	125	5.092
master-slave	2	86	5.304
master-slave	3	137	5.093
master-slave	4	160	5.219
master-slave	5	104	5.188
island	1	339	6.534
island	2	307	6.569
island	3	295	6.571
island	4	296	6.579

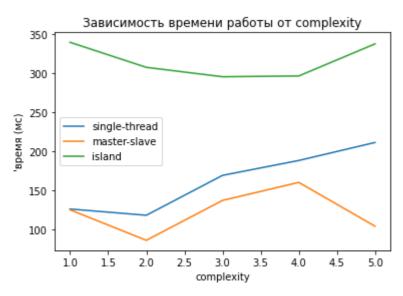
алгоритм	complexity	время (ms)	результат
island	5	337	6.577

population size 100, dimension = 100

алгоритм	complexity	время (ms)	результат
single-thread	1	335	5.098
single-thread	2	444	5.275
single-thread	3	385	5.264
single-thread	4	364	5.442
single-thread	5	488	5.373
master-slave	1	460	4.989
master-slave	2	327	5.191
master-slave	3	212	5.234
master-slave	4	279	5.340
master-slave	5	307	5.300
island	1	526	5.626
island	2	601	5.624
island	3	679	5.703
island	4	556	5.607
island	5	621	5.618

Графики ниже построены для dimension = 50, размер популяции = 100





Ответы на вопросы

1. Какая модель лучше при каких условиях?

Single-thread - наиболее быстрое решение, когда фитнес-функция не является наиболее сложной для вычисления составляющей алгоритма. Когда фитнесфункцию сложнее вычислить островной алгоритм и master-slave работают быстрее single-thread. Практически всегда наилучшее значение фитнес-функции достигается островным алгоритмом. При этом master-slave Обычно быстрее его.

2. Как повлияет увеличение размерности проблемы на алгоритмы?

Значение фитнесс-функции станет меньше, время выполнения вырастет. Ожидается, что наиболее сильно пострадает островной алгоритм

3. Как повлияет увеличение размера популяции?

Увеличение размера популяции приведет к более высоким результатам (bestFit), но увеличит время, требуемое на выполнение.

4. Есть ли ограничения для количества островов?

Во-первых, так как популяции островов "отщипываются" от "общей" популяции, доволбно быстро повышение числа островов становится нецелесообразным (слишком маленькие популяции + перестают оправдоваться накладные расходы). Так же мы ограничены архитектурой процессора, так как ожидается, что каждый отдельным вычислительным узлом / отдельным процессом для праллелизации.