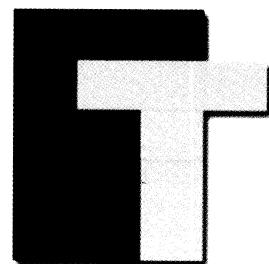


IV МІЖНАРОДНА НАУКОВО-ПРАКТИЧНА КОНФЕРЕНЦІЯ

Інформаційні технології та взаємодії



IT&I



8-10 листопада 2017 року

МІНІСТЕРСТВО НАУКИ І ОСВІТИ
КІЇВСЬКИЙ НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ
ІМЕНІ ТАРАСА ШЕВЧЕНКА
НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ «КПІ»
ІНСТИТУТ КІБЕРНЕТИКИ ІМЕНІ В. М. ГЛУШКОВА НАН УКРАЇНИ
ІНСТИТУТ ПРОГРАМНИХ СИСТЕМ НАН УКРАЇНИ
ІНСТИТУТ ІНФОРМАЦІЙНИХ ТЕХНОЛОГІЙ
І ЗАСОБІВ НАВЧАННЯ НАН УКРАЇНИ

IV МІЖНАРОДНА НАУКОВО-ПРАКТИЧНА КОНФЕРЕНЦІЯ

Інформаційні технології та взаємодії

8-10 листопада 2017 року

Матеріали доповідей

Київ 2017

УДК 004.023, 539.18

В. М. Ткачук

Кандидат фіз.-мат. наук, доцент, доцент кафедри інформаційних технологій
Прикарпатський національний університет імені Василя Стефаника,
м. Івано-Франківськ

КВАНТОВИЙ ГЕНЕТИЧНИЙ АЛГОРИТМ ІЗ ДОВІЛЬНОЮ КВАНТОВОЮ ЛОГІКОЮ

Кvantовий генетичний алгоритм являє собою новий оптимізаційний алгоритм, що поєднує в собі ідеї класичного генетичного алгоритму та технології квантових обчислень [1-3]. В основу більшості квантових обчислень покладено поняття кубіта, який являє собою дворівневу квантову систему. Для кодування квантової інформації також можуть бути використані структури із кількома, більше двох, ступенями свободи - кудіти. Кудіт фактично є квантовою одиницею інформації, яка може приймати будь-яке з n основних значень або перебувати в стані їх суперпозиції.

Наприклад, при $n = 3$ елемент пам'яті називають кутрітом. Його можливі базові стани - це 0, 1, 2. Стан кутріта можна представити наступним чином:

$$|q\rangle = \alpha_0|0\rangle + \alpha_1|1\rangle + \alpha_2|2\rangle$$

із умовою нормування:

$$\alpha_0^2 + \alpha_1^2 + \alpha_2^2 = 1$$

Система n кутрітів має 3^n базових станів (на відміну від 2^n станів для бінарної логіки). Фактично при переході від бінарної до багатозначної логіки отримуємо експоненційний ріст кількості базових станів, і, як наслідок, зростання швидкодії алгоритму при забезпеченні однієї і тієї ж точності пошуку.

Принциповими питаннями реалізації квантового генетичного алгоритму на базі довільної логіки є організація процесу вимірювання стану квантового реєстру та реалізації зміни стану кутріта. Опираючись на викладені в [4] підходи можна запропонувати описані нижче алгоритми їх реалізації.

Псевдокод для операції вимірювання стану кутріта представлений алгоритмом 1: результатом його роботи є основний стан p (0, 1 чи 2) із імовірністю α_0^2 , α_1^2 та α_2^2 відповідно.

Алгоритм 1 Вимірювання стану кутріта

```
1   r ← випадкове число, рівномірно розподілене на проміжку [0,1]
2   if r < [a1]2 then
3     p ← 0
4   else if r < [a1]2 + [a2]2 then
5     p ← 1
6   else
7     p ← 2
8   end if
```

Псевдокод генетичного оператора для зміни стану кутріта в результаті

модифікації амплітуд ймовірностей $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2$ може бути реалізований наступним чином (алгоритм 2):

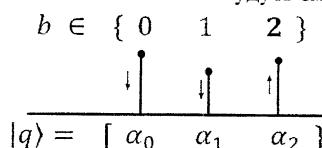
Алгоритм 2 Модифікація квантових станів

```

1   for  $i$  in  $0, \dots, N$  do
2        $bestamp \leftarrow i$  – те значення бінарного гена для найкращої особини популяції
3        $sum \leftarrow 0$ 
4       for  $amp$  in {0,1,2} do
5           if  $amp \neq bestamp$  then
6                $q'[amp] = \mu \cdot q$ 
7                $sum \leftarrow sum + q'[amp]^2$ 
8           end if
9       end for
10       $q'[bestamp] \leftarrow \sqrt{1 - sum}$ 
11  end for

```

Тут N - число бінарних змінних, що задають одну особину популяції. Порядок роботи алгоритму ілюструє приведений нижче малюнок. Вертикальні лінії задають амплітуди ймовірностей станів α_0, α_1 та α_2 . Якщо на позиції i найкращої особини популяції стоїть 2, то всі амплітуди, за винятком α_2 , множаться на коефіцієнт μ , значення якого лежить в межах від 0 до 1 та визначається чисто емпірично. Це означає, що тільки амплітуда, яка відповідає i – тому бітові найкращого індивідууму b буде посилюватися. При цьому амплітуди ймовірностей інших станів будуть зменшуватися.



Необхідно відмітити, що запропонований підхід усуває необхідність використання таблиці пошуку, як це є в традиційному квантовому генетичному алгоритмі, а використання квантової логіки із $n > 2$ веде до значного зростання швидкодії алгоритму. Так, при його реалізації для оптимізації багатоекстремальної функції Растрігіна при $n = 3$ виграш у часі склав близько 33%, а при $n = 10$ – порядку 45%.

Список використаних джерел

1. Narayanan A., Moore M., Quantum-inspired genetic algorithms, Proc. IEEE Evolutionary Computation, pp.61-66, 1996.
2. Han K. H., Kim J. H., Genetic quantum algorithm and its application to combinatorial optimization problem, Proc. Congress on Evolutionary Computation, pp.1354-1360, 2000.
3. Ying Sun, Hegen Xiong, Function Optimization Based on Quantum Genetic Algorithm, Research Journal of Applied Sciences, Engineering and Technology 7(1): pp.144-149, 2014 .
4. Nowotniak R., Kucharski J., Higher-Order Quantum-Inspired Genetic Algorithms. Federated Conference on Annals of Computer Science and Information Systems, pp 465–470, 2014.