Министерство науки и высшего образования РФ $\Phi \Gamma BOY BO$ «Тверской государственный университет» Математический факультет

Направление 02.04.01 Математика и компьютерные науки Профиль «Математическое и компьютерное моделирование»

МАГИСТЕРСКАЯ ДИССЕРТАЦИЯ

Вариационный квантовый алгоритм с оптимизацией методом отжига

Автор: Алешин Д.А. Подпись:

Научный руководитель: д. ф.-м. н. Цирулёв А.Н. Подпись:

Руководитель	ООП:	Цветков	В.П.
(подпись, да	\overline{ma}	_	

Оглавление

	Вве	едение		3				
1	Обі	цая сх	кема квантовых вариационных алгоритмов	4				
	1.1	Базис	е Паули	4				
		1.1.1	Связь стандартного базиса и базиса Паули	4				
		1.1.2	Коммутационное и антикоммутационное соотношение	7				
		1.1.3	Коммутирующие элементы в алгебре Ли группы					
			$SU(2^n)$	8				
	1.2	Вариа	ационная квантовая оптимизация	10				
	1.3		ц и общая схема алгоритма	12				
	1.4	Прим	ер, иллюстрирующий особенности алгоритма	14				
2	Bap	оиацио	онный квантовый алгоритм на основе метода					
	КТО	кига		20				
	2.1	Метод	ц отжига	20				
	2.2	Алгор	ОИТМ	22				
	2.3							
		2.3.1	Этап 1: Чтение и парсинг данных гамильтониана .	24				
		2.3.2	Этап 2: Инициализация параметров	25				
		2.3.3	Этап 3: Вычисление энергии	26				
		2.3.4	Этап 4: Алгоритм отжига	27				
	Зак	ключеі	ние	29				
	Ли	герату	${ m pa}$	30				
П	рилс	жения	न	33				

Введение

Глава 1

Общая схема квантовых вариационных алгоритмов

1.1 Базис Паули

1.1.1 Связь стандартного базиса и базиса Паули

Рассмотрим квантовую систему из n кубитов, где каждый кубит связан с двумерным гильбертовым пространством \mathcal{H} и его эрмитово сопряжённым пространством \mathcal{H}^{\dagger} . Обозначим через $\mathcal{H}_n = \mathcal{H}^{\otimes n}$ и $\mathcal{H}_n^{\dagger} = (\mathcal{H}^{\dagger})^{\otimes n}$ гильбертово пространство системы и его эрмитово сопряжение соответственно. Пространство линейных операторов, действующих на \mathcal{H} и \mathcal{H}^{\dagger} левым и правым умножением, задаётся как $L(\mathcal{H}_n) = \mathcal{H}_n \otimes \mathcal{H}_n^{\dagger}$. Тогда

$$\dim_{\mathbb{C}} \mathcal{H}_n = \dim_{\mathbb{C}} \mathcal{H}_n^{\dagger} = 2^n, \quad \dim_{\mathbb{C}} L(\mathcal{H}_n) = 2^{2n}.$$

Пространство $L(\mathcal{H}_n)$ наделено скалярным произведением Гильберта-Шмидта:

$$\langle \hat{A}, \hat{B} \rangle = \operatorname{tr}(\hat{A}^{\dagger} \hat{B}), \quad \hat{A}, \hat{B} \in L(\mathcal{H}_n),$$
 (1.1)

которое естественно продолжает скалярное произведение в \mathcal{H}_n . Вещественное линейное пространство эрмитовых операторов далее обозначим как $H(\mathcal{H}_n)$.

Пусть $\{|0\rangle, |1\rangle\}$ образуют ортонормированный базис в однокубитном пространстве \mathcal{H} . Единичная матрица и матрицы Паули задаются как:

$$\sigma_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \ \sigma_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \ \sigma_2 = \begin{pmatrix} 0 & -i \\ i & 0 \end{pmatrix}, \ \sigma_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix},$$

а соответствующие операторы Паули представляются в виде:

$$\hat{\sigma}_0 = |0\rangle\langle 0| + |1\rangle\langle 1|, \ \hat{\sigma}_1 = |0\rangle\langle 1| + |1\rangle\langle 0|,$$
$$\hat{\sigma}_2 = -i|0\rangle\langle 1| + i|1\rangle\langle 0|, \ \hat{\sigma}_3 = |0\rangle\langle 0| - |1\rangle\langle 1|.$$

Эти операторы одновременно эрмитовы и унитарны, а также образуют базис в \mathcal{H} . Обратное преобразование выражается следующим образом:

$$|0\rangle\langle 0| = \frac{\hat{\sigma}_0 + \hat{\sigma}_3}{2}, \ |0\rangle\langle 1| = \frac{\hat{\sigma}_1 + i\hat{\sigma}_2}{2}, \ |1\rangle\langle 0| = \frac{\hat{\sigma}_1 - i\hat{\sigma}_2}{2}, \ |1\rangle\langle 1| = \frac{\hat{\sigma}_0 - \hat{\sigma}_3}{2}.$$

Для $k,l,m\in\{1,2,3\}$ выполняются свойства: $\mathrm{tr}\hat{\sigma}_k=0,\,\hat{\sigma}_k^2=\hat{\sigma}_0,\,$ а также

$$\hat{\sigma}_k \hat{\sigma}_l = -\hat{\sigma}_l \hat{\sigma}_k, \quad \hat{\sigma}_k \hat{\sigma}_l = i \operatorname{sign}(\pi) \hat{\sigma}_m, \quad (klm) = \pi(123),$$
 (1.2)

где $\pi(123)$ — произвольная перестановка множества $\{1,2,3\}$.

Рассмотрим стандартный бинарный базис в \mathcal{H}_n , образованный ортонормированными базисами $\{|0\rangle, |1\rangle\}$ в однокубитных пространствах. Позиция в тензорном произведении позволяет различать кубиты. Для фиксированного n элементы этого базиса и соответствующие им элементы двумерного базиса удобно записывать как:

$$|k\rangle = |k_1 \dots k_n\rangle = |k_1\rangle \otimes \dots \otimes |k_n\rangle, \quad \langle k| = \langle k_1 \dots k_n| = \langle k_1| \otimes \dots \otimes \langle k_n|,$$

где строки $k_1 \dots k_n$ $(k_1, \dots, k_n \in \{0, 1\})$ интерпретируются как двоичные числа с десятичным представлением k. Например, $|101\rangle = |5\rangle$ и $|00110\rangle = |6\rangle$.

¹Мы избегаем термина «вычислительный», так как он может приводить к неоднозначности. И базис Паули, и стандартный базис являются вычислительными в одинаковом контексте.

В стандартном базисе:

$$|u\rangle = \sum_{k=0}^{2^{n}-1} u_k |k\rangle, \quad \hat{A} = \sum_{k,l=0}^{2^{n}-1} a_{kl} |k\rangle\langle l|,$$

где $|u\rangle \in \mathcal{H}_n$ и $\hat{A} \in L(\mathcal{H}_n)$.

Базис Паули $P(\mathcal{H}_n)$ в $L(\mathcal{H}_n)$ определяется как:

$$\{\hat{\sigma}_{k_1...k_n}\}_{k_1,...,k_n\in\{0,1,2,3\}}, \quad \hat{\sigma}_{k_1...k_n} = \hat{\sigma}_{k_1} \otimes \ldots \otimes \hat{\sigma}_{k_n},$$
 (1.3)

где $\hat{\sigma}_{0...0}$ — тождественный оператор. Базис $P(\mathcal{H}_n)$ содержит 4^n элементов. Для краткости будем использовать обозначение:

$$\hat{\sigma}_K = \hat{\sigma}_{k_1...k_n},$$

где строка Паули $k_1 \dots k_n$ ($k_1, \dots, k_n \in \{0, 1, 2, 3\}$) соответствует числу K в десятичной системе ($0 \le K \le 4^n - 1$). Строка Паули K и элемент $\hat{\sigma}_K$ взаимно однозначно соответствуют другу.

Сравним $P(\mathcal{H}_n)$ со стандартным базисом. Для элементов базиса Паули выполняются:

$$\hat{\sigma}_{k_1...k_n}\hat{\sigma}_{k_1...k_n} = \hat{\sigma}_{0...0}, \quad \operatorname{tr}\hat{\sigma}_{0...0} = 2^n, \quad \operatorname{tr}\hat{\sigma}_{k_1...k_n}\Big|_{k_1...k_n \neq 0...0} = 0.$$
 (1.4)

Базис Паули является эрмитовым, унитарным и ортогональным относительно скалярного произведения (1.1). Отметим, что оператор $|k\rangle\langle l|$ из стандартного базиса не является унитарным или эрмитовым при $k \neq l$. Стандартный базис не включает тождественный оператор, который в этом базисе записывается как:

$$\sum_{k=0}^{2^{n}-1} |k\rangle\langle k|.$$

В базисе Паули любой оператор \hat{U} из унитарной группы $U(\mathcal{H}_n)$ (где $\hat{U}^{\dagger}\hat{U}=\hat{\sigma}_{0...0}$) раскладывается в виде:

$$\hat{U} = \sum_{i_1, \dots, i_n \in \{0, 1, 2, 3\}} U_{i_1 \dots i_n} \hat{\sigma}_{i_1 \dots i_n}, \quad \hat{U}^{\dagger} = \sum_{i_1, \dots, i_n \in \{0, 1, 2, 3\}} \overline{U}_{i_1 \dots i_n} \hat{\sigma}_{i_1 \dots i_n},$$

где коэффициенты удовлетворяют условиям:

$$\sum_{\substack{i_1,\ldots,i_n\in\{0,1,2,3\}\\ (i_1,\ldots,i_n)\neq(j_1,\ldots,j_n)}} \overline{U}_{i_1\ldots i_n} U_{i_1\ldots i_n} = 1, \quad \sum_{\substack{i_1,\ldots,i_n,j_1,\ldots,j_n\in\{0,1,2,3\}\\ (i_1,\ldots,i_n)\neq(j_1,\ldots,j_n)}} \overline{U}_{i_1\ldots i_n} U_{j_1\ldots j_n} = 0.$$

Последнее условие эквивалентно $2^{2n-1}(2^n-1)$ независимым соотношениям.

Эрмитовы операторы в базисе Паули разлагаются с вещественными коэффициентами.

1.1.2 Коммутационное и антикоммутационное соотношение

Коммутатор определяет взаимодействие операторов при их перестановке. Для операторов A и B он задаётся как:

$$[A, B] = AB - BA.$$

Если [A, B] = 0, операторы коммутируют; в противном случае — нет. В базисе Паули коммутаторы выражаются через символ Леви-Чивиты ε_{ijk} :

$$[\sigma_i, \sigma_j] = 2i\varepsilon_{ijk}\sigma_k,$$

где ε_{ijk} равен 1 при чётной перестановке индексов (i,j,k), -1 при нечётной и 0 в остальных случаях. Например:

$$[\sigma_1, \sigma_2] = 2i\sigma_3, \quad [\sigma_2, \sigma_3] = 2i\sigma_1.$$

Антикоммутатор характеризует симметричное произведение операторов:

$$\{A, B\} = AB + BA.$$

Если $\{A,B\}=0,$ операторы антикоммутируют. Для операторов Паули:

$$\{\sigma_i, \sigma_j\} = 2\delta_{ij},$$

где δ_{ij} — символ Кронекера (1 при $i=j,\,0$ иначе). Примеры:

$$\{\sigma_1, \sigma_2\} = 0, \{\sigma_2, \sigma_3\} = 0.$$

Коммутаторы и антикоммутаторы применяются в квантовой механике для анализа свойств систем (спин электрона, кубиты), в квантовой теории поля (взаимодействия частиц) и квантовых вычислениях (алгоритмы, коррекция ошибок). Коммутаторы помогают определить совместную измеримость наблюдаемых, а антикоммутаторы — описать фермионные системы.

1.1.3 Коммутирующие элементы в алгебре Ли группы $SU(2^n)$

Рассмотрим базис Паули и множество строк Паули длины n:

$$Str_n = \{K = k_1 \dots k_n\}_{k_1,\dots,k_n \in \{0,1,2,3\}}.$$

1. Множество $\mathbb{F}_4 = \{0, 1, 2, 3\}$ образует квадгруппу Клейна с умножением:

$$0 \cdot k = k$$
, $k \cdot k = 0$, $k \cdot l = m$,

где $k, l, m \in \{1, 2, 3\}$ и (klm) — произвольная перестановка $(1\,2\,3)$.

2. Функция $s: \mathbb{F}_4 \times \mathbb{F}_4 \to \{1, i, -i\}$ задаётся значениями:

$$s(0,0) = s(0,k) = s(k,0) = s(k,k) = 1, \quad k = 1,2,3,$$

 $s(1,2) = s(2,3) = s(3,1) = i, \quad s(2,1) = s(3,2) = s(1,3) = -i.$

3. Функция $S: \operatorname{Str}_n \times \operatorname{Str}_n \to \{1, -1, i, -i\}$ определяется как:

$$S_{KL} = s(k_1, l_1) \cdot s(k_2, l_2) \cdot \ldots \cdot s(k_n, l_n),$$

где $K = k_1 k_2 \dots k_n$ и $L = l_1 l_2 \dots l_n$.

Симметрия функции S зависит от числа пар (k_r, l_r) (на позициях r в строках K и L), где $k_r, l_r \in \{1, 2, 3\}$ и $k_r \neq l_r$, а также от их взаимного порядка. Пусть ω_{KL}^+ и ω_{KL}^- — количество пар вида (1, 2), (2, 3), (3, 1) и (2, 1), (3, 2), (1, 3) соответственно, и $\omega_{KL} = \omega_{KL}^+ + \omega_{KL}^-$. Тогда

$$S_{(KL)} = \frac{S_{KL}}{2} \left(1 + (-1)^{\omega_{KL}} \right), \quad S_{[KL]} = \frac{S_{KL}}{2} \left(1 - (-1)^{\omega_{KL}} \right),$$
 (1.5)

где

$$S_{KL} = i^{\omega_{KL}} (-1)^{\omega_{KL}^-}.$$

$\omega_{KL} \bmod 4$	0	2	0	2	1	3	1	3
$\omega_{KL}^{-} \bmod 4$	0	1	1	0	0	1	1	0
S_{KL}		1	-1	-1	i	i	-i	-i
$S_{(KL)}$	1	1	-1	-1	0	0	0	0
$S_{[KL]}$	0	0	0	0	i	i	-i	-i

Таблица 1: Множитель до $\hat{\sigma}_M$ в (1.6) для $\hat{\sigma}_K \hat{\sigma}_L$, $\{\hat{\sigma}_K, \hat{\sigma}_L\}$, и $[i\hat{\sigma}_K, i\hat{\sigma}_L]$.

Здесь $S_{(KL)}$ и $S_{[KL]}$ — симметричная и антисимметричная части S_{KL} . Значения S_{KL} , $S_{(KL)}$ и $S_{[KL]}$ приведены в таблице 2.

Композицию элементов базиса Паули, их антикоммутаторов и коммутаторов можно компактно выразить в виде, удобном для программной реализации:

$$\hat{\sigma}_K \hat{\sigma}_L = S_{KL} \hat{\sigma}_M, \quad \{\hat{\sigma}_K, \hat{\sigma}_L\} = S_{(KL)} \hat{\sigma}_M, \quad [i\hat{\sigma}_K, i\hat{\sigma}_L] = -S_{[KL]} \hat{\sigma}_M, \quad (1.6)$$

где

$$\hat{\sigma}_M = \hat{\sigma}_{m_1 \dots m_n}, \quad m_r = k_r \cdot l_r \quad (r = 1, \dots, n). \tag{1.7}$$

Две строки Паули длины n могут коммутировать, даже имея ненулевые элементы в одних и тех же позициях. Например, операторы $\hat{\sigma}_{11}$, $\hat{\sigma}_{22}$ и $\hat{\sigma}_{33}$ коммутируют друг с другом. Унитарная матрица перехода из стандартного базиса $\{|i_1 \dots i_n\rangle\langle j_1 \dots j_n|\}$ в базис Паули содержит только элементы $0, \pm 1$ и $\pm i$. Например:

$$|00\dots0\rangle\langle00\dots0| \to \frac{1}{2^n} \sum_{i_1,\dots,i_n\in\{0,3\}} \hat{\sigma}_{i_1\dots i_n}.$$

Общее выражение для стандартных ортогональных проекторов имеет вид:

$$|i_1 \dots i_n\rangle\langle i_1 \dots i_n| = \frac{1}{2^n} \sum_{k_1,\dots,k_n \in \{0,3\}} \mathcal{X}_{k_1}^{i_1} \cdots \mathcal{X}_{k_n}^{i_n} \,\hat{\sigma}_{k_1\dots k_n},$$

где

$$\mathcal{X}_0^0 = \mathcal{X}_3^0 = \mathcal{X}_0^1 = 1, \quad \mathcal{X}_3^1 = -1.$$

Из выражения (1.6) следует, что: 1. Множество $\{i\hat{\sigma}_K\}_{K=0}^{4^n-1}$ образует ортонормированный базис в $\mathfrak{su}(2^n)$. 2. Множество

$$\widetilde{P}(\mathcal{H}_n) = \{\epsilon \hat{\sigma}_K \mid K \in \operatorname{Str}_n, \ \epsilon \in \{\pm 1, \pm i\}\},$$

содержащее 4^{n+1} элементов, образует группу — т.н. n-кубитную группу Паули.

Нормализатор группы Паули в унитарной группе:

$$C(\mathcal{H}_n) = \left\{ \hat{U} \in U(\mathcal{H}_n) \mid \hat{U} \hat{\sigma}_K \hat{U}^{\dagger} \in \widetilde{P}(\mathcal{H}_n), \ \forall \hat{\sigma}_K \in \widetilde{P}(\mathcal{H}_n) \right\},$$

называется группой Клиффорда. Исходя из (1.2), (1.4) и (1.7) получаем следующее утверждение

Утверждение 1.Взаимные унитарные преобразования базисных операторов Паули подчиняются соотношениям $\hat{\sigma}_{i_1...i_n}\hat{\sigma}_{k_1...k_n}\hat{\sigma}_{i_1...i_n} = \pm \hat{\sigma}_{i_1...i_n}$, где знак плюс стоит тогда и только тогда, когда количество троек $(i_m k_m i_m)_{m \in \{1,...,n\}}$, удовлетворяют условиям $i_m \neq k_m$, $i_m \neq 0$, и $k_m \neq 0$ четности.

l	0	1	2	3	4	5	6	7
$l_2l_1l_0$	000	001	010	011	100	101	110	111
$k_2k_1k_0$	011	011	011	011	011	011	011	011
$\bar{l} \wedge k$	011	010	001	000	011	010	001	000
$l \wedge k$	000	001	010	011	000	001	010	011
$l \wedge \overline{k}$	000	000	000	000	100	100	100	100
$\hat{\sigma}_I$	$\hat{\sigma}_{011}$	$\hat{\sigma}_{012}$	$\hat{\sigma}_{021}$	$\hat{\sigma}_{022}$	$\hat{\sigma}_{311}$	$\hat{\sigma}_{312}$	$\hat{\sigma}_{121}$	$\hat{\sigma}_{322}$

Таблица 2: Элементы базиса Паули, возникающие для k=011.

1.2 Вариационная квантовая оптимизация

Пусть \mathcal{H}_n — гильбертово пространство квантовой системы, состоящей из n кубитов, $\mathcal{S} \subset \mathcal{H}_n$ — пространство векторов состояния (т.е. векторов, нормированных на единицу), $L(\mathcal{H}_n)$ — алгебра операторов на \mathcal{H}_n и $\hat{H} \in L(\mathcal{H}_n)$ — эрмитов оператор. Определим функцию

$$E(|u\rangle) = \langle u|\hat{H}|u\rangle, \quad |u\rangle \in \mathcal{S}.$$
 (1.8)

В простейшей постановке **квантовой задачи оптимизации** требуется найти вектор состояния, на котором целевая функция (функция стоимости) Е принимает минимальное значение, т.е., в формальной

записи, решить задачу

$$E(|u\rangle) \xrightarrow{|u\rangle \in \mathcal{S}} \min.$$
 (1.9)

Ниже, для определенности и краткости, будем называть \hat{H} гамильтонианом системы, а целевую функцию E — энергией.

Сложность алгоритмов прямого вычисления собственных значений гамильтониана \hat{H} растет экспоненциально с ростом числа кубитов, поэтому для больших систем используются вариационные методы решения задачи оптимизации (1.9).

Вариационными квантовыми алгоритмами обычно называют такие гибридные квантово-классические алгоритмы, нацеленные на решение квантовых задач оптимизации посредством квантовых вычислений или их классической имитации, которые проводят вариационную настройку параметров квантовой схемы. Параметрически управляемое квантовое устройство, обычно представленное квантовой цепью, реализует анзац, т.е. унитарное преобразование стандартного начального состояния $|0\rangle^{\otimes n}$ или, как вариант, предудущего полученного состояния. На каждом шаге регулирующие параметры подбираются так, чтобы минимизировать энергию (целевую функцию). Обычно это выполняется путём измерения энергии состояний, предоставляемых вариационной схемой, и обновления параметров для минимизации целевой функции.

В точной математической формулировке сказанное означает, что в функции (1.8) вектор состояния $|u\rangle$ зависит от набора m параметров $\boldsymbol{\theta}=(\theta_1,\ldots,\theta_m)$, которые принимают значения в некоторой связной и односвязной области $\Omega\in\mathbb{R}^m$. Вариационная формулировка квантовой задачи оптимизации (1.9) имеет вид

$$E(|u(\boldsymbol{\theta})\rangle) \xrightarrow{\boldsymbol{\theta} \in \Omega} \min, \qquad E(|u(\boldsymbol{\theta})\rangle) = \langle u(\boldsymbol{\theta})|\hat{H}|u(\boldsymbol{\theta})\rangle.$$
 (1.10)

Итак, цель вариационного квантового алгоритма — найти такой набор параметров, на котором энергия достигает минимума. Число параметров m в наборе $\boldsymbol{\theta} = (\theta_1, \dots, \theta_m)$ зависит от конкретной задачи, в частности, от числа кубитов в квантовом устройстве. Для n кубитов размерность пространства состояний, $N=2^n$, растет экспоненциально с ростом числа кубитов. Поэтому вариационный квантовый алгоритм должен быть

организован и выполнен так, чтобы выполнялось условие $m \ll N$, поскольку в противном случае высокий класс сложности алгоритма сделает его неэффективным с практической точки зрения.

Но наиболее важным вопросом является выбор зависимости вектора состояния $|u(\boldsymbol{\theta})\rangle$ от параметров. В вариационных квантовых алгоритмах используется *анзац* (унитарное преобразование) вида

$$|u(\boldsymbol{\theta})\rangle = \hat{U}(\boldsymbol{\theta})|u_0\rangle.$$
 (1.11)

В общем случае форма анзаца определяет, какими будут параметры θ и как их можно настроить для минимизации энергии (целевой функции). Структура анзаца, как правило, будет зависеть от поставленной задачи, так как во многих случаях можно использовать информацию о проблеме, чтобы подобрать анзац: это "анзац, подсказнный задачей". Однако можно построить анзацы достаточно общего вида, которые пригодны для использования в некоторых классах задач даже тогда, когда интуиция и известная информация о задаче не позволят его уточнить. Две наиболее распространенных формы анзаца рассмотрены в следующем разделе.

1.3 Анзац и общая схема алгоритма

В вариационных квантовых алгоритмах анзац (1.11) стандартно выбирается в виде композиции m последовательно примененных унитарных преобразований

$$\hat{U}(\boldsymbol{\theta}) = \hat{U}_m(\theta_m) \cdots \hat{U}_1(\theta_1). \tag{1.12}$$

В композиции (1.12) выбор операторов определяется типом задачи и технической возможностью их реализации на конкретном квантовом устройстве. Например, можно выбрать

$$\hat{U}_K(\theta_K) = \hat{W}_K \exp(i\theta_K \hat{\sigma}_K) = \hat{W}_K (\cos\theta_K \hat{\sigma}_{0\dots 0} + i\sin\theta_K \hat{\sigma}_K), \qquad (1.13)$$

где $1 \leqslant K \leqslant m$, $\hat{\sigma}_K = \hat{\sigma}_{k_1} \otimes \ldots \otimes \hat{\sigma}_{k_n}$, $k_1, \ldots, k_n \in \{0, 1, 2, 3\}$, $K = k_1 \ldots k_n$ (т.е. K — десятичное представление строки $k_1 \ldots k_n$, рассматриваемой как число по основанию 4), n — число кубитов, а \hat{W}_K — независящий от параметров унитарный оператор. Как правило, в строке $k_1 \ldots k_n$ только отдельные числа отличны от нуля, так что в тензорном произведении $\hat{\sigma}_{k_1} \otimes \ldots \otimes \hat{\sigma}_{k_n}$ часть операторов являются тождественными.

В другом распространенном варианте операторы в композиции (1.12) имеют вид

$$\hat{U}_K(\theta_K) = \hat{W}_K(e^{i\theta_{k_1}\hat{\sigma}_{k_1}} \otimes \dots \otimes e^{i\theta_{k_n}\hat{\sigma}_{k_n}}), \tag{1.14}$$

где по-прежнему $1 \leqslant K \leqslant m$ и $K = k_1 \dots k_n$. Если в (1.13) все операторы \hat{W}_K могут быть тождественными, то в (1.14), по крайней мере некоторые операторы \hat{W}_K должны быть запутывающими и, следовательно, как минимум двухкубитными.

Таким образом, анзацы (1.12), (1.13) и (1.14) конкретизируют вариационную квантовую задачу оптимизации (1.10) и (1.11) в отношении параметрической зависимости вектора состояния,

$$|u(\boldsymbol{\theta})\rangle = \hat{U}(\boldsymbol{\theta})|0\dots0\rangle,$$

где начальное состояние имеет вид $|0\dots 0\rangle = |0\rangle^{\otimes n}$. Если предположить далее, что мы в состоянии уверенно приготовить начальное состояние, реализовать анзац на физическом устройстве и вычислить значение энергии $E\left(|u(\boldsymbol{\theta})\rangle\right) = \langle u(\boldsymbol{\theta})|\hat{H}|u(\boldsymbol{\theta})\rangle$ посредством измерений (с привлечением классического компьютера), то следующий — основной — вопрос можно сформулировать так: как искать параметры, которые обеспечивают глобальный минимум энергии. Этот этап выполняется с помощью классического компьютера, так что вариационный квантовый алгоритм — гибридный квантово-классический алгоритм: параметризованная квантовая схема и измерительный прибор представляют квантовую часть, а алгоритм настройки параметров — классическую.

Опишем кратко схему алгоритма псевдокодом (см. также Рис. 1.1).

Алгоритм вариационной квантовой оптимизации

- 1. Ввод начального вектора параметров $\boldsymbol{\theta}$. Полагаем $\boldsymbol{\theta}_0 = \boldsymbol{\theta}$.
- 2. Генерация состояния $|u(\boldsymbol{\theta})\rangle = \hat{U}(\boldsymbol{\theta})|0\rangle^{\otimes n}$ и случайного вектора $\delta\boldsymbol{\theta}$.
- 3. Вычисление энергии $E(\boldsymbol{\theta}) = \langle u(\boldsymbol{\theta}) | \hat{H} | u(\boldsymbol{\theta}) \rangle$ с текущим вектором $\boldsymbol{\theta}$.
- 4. Алгоритмический переход к вектору параметров $\boldsymbol{\theta}_1 = \boldsymbol{\theta} + \delta \boldsymbol{\theta}$. Если $E(\boldsymbol{\theta}_1) < E(\boldsymbol{\theta})$, то положим $\boldsymbol{\theta} = \boldsymbol{\theta}_1$ и запомним $\boldsymbol{\theta}_0 = \boldsymbol{\theta}_1$.
- 5. Условие завершения работы. Если условие выполнено, то выходим с результатом $|u(\boldsymbol{\theta}_0)\rangle$ и $E(\boldsymbol{\theta}_0)$. Иначе переходим к метке 2.

Переход к новому вектору параметров θ_1 является вторым ключевым пунктом (после выбора анзаца), который характеризует различные типы вариационных квантовых алгоритмов. Условие завершения работы может быть выбрано очень многими способами. Простейшим и одновременно универсальным является условие отсутствия понижения энергии в течение определенного числа циклов работы алгоритма.

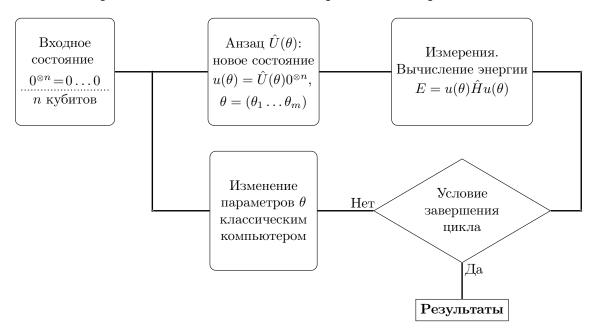


Рис. 1.1: Общая схема квантового вариационного алгоритма. Более подробную схему можно изучить на Рис. 2.1

1.4 Пример, иллюстрирующий особенности алгоритма

Для иллюстрации алгоритма рассмотрим гамильтониан

$$\hat{H} = 2\,\hat{\sigma}_{03} + \hat{\sigma}_{30} - 4\,\hat{\sigma}_{11},\tag{1.15}$$

который в стандартном базисе $\left\{ \left. \left| 00 \right\rangle, \left| 01 \right\rangle, \left| 10 \right\rangle, \left| 11 \right\rangle \right\}$ имеет матрицу

$$H = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 & -4 \\ 0 & -1 & -4 & 0 \\ 0 & -4 & 1 & 0 \\ -4 & 0 & 0 & -3 \end{pmatrix}.$$

Используя систему Maple находим собственные значения и собственные состояния в порядке возрастания собственных значений, начиная с основного состояния $|u_0\rangle$ с собственным значением E_0 :

$$E_0 = -5, |u_0\rangle = \frac{1}{\sqrt{5}} |00\rangle + \frac{2}{\sqrt{5}} |11\rangle, (1.16)$$

$$E_1 = -\sqrt{17}, \quad |u_1\rangle = \frac{\sqrt{17} + 1}{\sqrt{34 + 2\sqrt{17}}} |01\rangle + \frac{\sqrt{8}}{\sqrt{17 + \sqrt{17}}} |10\rangle, \quad (1.17)$$

$$E_2 = \sqrt{17}, \qquad |u_1\rangle = -\frac{\sqrt{17} - 1}{\sqrt{34 - 2\sqrt{17}}} |01\rangle + \frac{\sqrt{8}}{\sqrt{17 - \sqrt{17}}} |10\rangle, \quad (1.18)$$

$$E_3 = 5,$$
 $|u_3\rangle = -\frac{2}{\sqrt{5}}|00\rangle + \frac{1}{\sqrt{5}}|11\rangle.$ (1.19)

Рассмотрим далее пошаговое выполнение вариационного квантового алгоритма, который позволяет найти состояние, близкое к основному.

Первый шаг — выбор анзаца, т.е. унитарного преобразования $\hat{U}(\boldsymbol{\theta})$. В гамильтониан (1.15) не входят операторы вида $\hat{\sigma}_{k2}$ и $\hat{\sigma}_{k2}$ с $k \neq 2$, поэтому имеет смысл сразу выбирать анзац так, чтобы при действии на $k \neq 2$ он давал вектор состояния с вещественными коэффициентами. Других наводящих соображений относительно формы анзаца не видно, поэтому следует рассмотреть разные варианты. В общем случае вектор параметров $\boldsymbol{\theta}$ четырехмерен. В простейшем варианте анзац с четырехмерным вектором параметров $\boldsymbol{\theta} = (\xi, \lambda, \mu, \nu)$ можно выбирать как композицию экспонент

$$\hat{U}(\boldsymbol{\theta}) = e^{i\xi\hat{\sigma}_{02}} e^{i\lambda\hat{\sigma}_{03}} e^{i\mu\hat{\sigma}_{30}} e^{i\nu\hat{\sigma}_{11}}$$
(1.20)

операторов Паули, присутствующих в гамильтониане (1.15). Вычислим вначале

$$e^{i\mu\hat{\sigma}_{30}}e^{i\nu\hat{\sigma}_{11}}|00\rangle = \left(\cos\mu\,\hat{\sigma}_{00} + i\sin\mu\,\hat{\sigma}_{30}\right)\left(\cos\nu|00\rangle + i\sin\nu|11\rangle\right)$$

$$= \cos\mu\cos\nu|00\rangle - \sin\mu\sin\nu|11\rangle + i\sin\mu\cos\nu|00\rangle + i\cos\mu\sin\nu|11\rangle$$

$$= e^{i\mu}\cos\nu|00\rangle + ie^{i\mu}\sin\nu|11\rangle = e^{i\mu}\cos\nu|00\rangle + e^{i(\mu+\pi/2)}\sin\nu|11\rangle.$$

Действуя на результат оператором $e^{i\lambda\hat{\sigma}_{03}}$, получим следующий промежу-

точный вектор состояния:

$$e^{i\lambda\hat{\sigma}_{03}}e^{i\mu\hat{\sigma}_{30}}e^{i\nu\hat{\sigma}_{11}}|00\rangle = e^{i\mu}\cos\nu\left(\cos\lambda\,\hat{\sigma}_{00} + i\sin\lambda\hat{\sigma}_{03}\right)|00\rangle$$
$$+ e^{i(\mu+\pi/2)}\sin\nu\left(\cos\lambda\,\hat{\sigma}_{00} + i\sin\lambda\hat{\sigma}_{03}\right)|11\rangle$$
$$= e^{i\mu}\cos\nu\left(\cos\lambda + i\sin\lambda\right)|00\rangle + e^{i(\mu+\pi/2)}\sin\nu\left(\cos\lambda + i\sin\lambda\right)|11\rangle$$
$$= e^{i(\mu+\lambda)}\cos\nu|00\rangle + e^{i(\mu+\pi/2-\lambda)}\sin\nu|11\rangle. \tag{1.21}$$

Очевидно, что этот анзац не является универсальным.

Варьируя параметры λ, μ, ν , можно получить основное состояние (1.16) с точностью до несущественного множителя $e^{i(\mu+\pi/4)}$, например, при

$$\lambda = \pi/4, \quad \mu \in \mathbb{R}, \quad \cos \nu = 1/\sqrt{5}, \quad \sin \nu = 2/\sqrt{5}.$$
 (1.22)

Здесь μ — любое, поэтому к нужному результату приводит более простой анзац (при $\mu = 0$) $\hat{U}(\boldsymbol{\theta}) = \mathrm{e}^{i\lambda\hat{\sigma}_{03}}\mathrm{e}^{i\nu\hat{\sigma}_{11}}$, однако заранее это нам не известно. Более того основное состояние (1.16) можно достигнуть (что заранее также неизвестно и неочевидно) даже однопараметрическим анзацем

$$e^{i\nu\hat{\sigma}_{12}}|00\rangle = (\cos\nu\,\hat{\sigma}_{00} + i\sin\nu\,\hat{\sigma}_{12})|00\rangle = \cos\nu\,|00\rangle + \sin\nu\,|11\rangle$$

с теми же значениями $\cos \nu$ и $\sin \nu$, что и в (1.22).

Действуя на (1.21) оператором $e^{i\xi\hat{\sigma}_{02}}$, получим вектор состояния

$$|\Phi\rangle = \hat{U}(\boldsymbol{\theta})|00\rangle$$

$$= \left(\cos\xi\,\hat{\sigma}_{00} + i\sin\xi\,\hat{\sigma}_{02}\right) \left(e^{i(\mu+\lambda)}\cos\nu|00\rangle + e^{i(\mu+\pi/2-\lambda)}\sin\nu|11\rangle\right)$$

$$= e^{i(\mu+\lambda)}\sin\xi\cos\nu|01\rangle - e^{i(\mu+\pi/2-\lambda)}\sin\xi\sin\nu|10\rangle$$

$$+ e^{i(\mu+\lambda)}\cos\xi\cos\nu|00\rangle + e^{i(\mu+\pi/2-\lambda)}\cos\xi\sin\nu|11\rangle, \quad (1.23)$$

который зависит от четырех параметров. Из формы данного вектора видно, что анзац (1.20) универсален (с учетом замечания о вещественности коэффициентов, сделанного выше). Основное состояние достигается при произвольном $\mu \in \mathbb{R}$ и

$$\xi = 0, \ \lambda = \{\pi/4, 7\pi/4\}, \ \cos\nu = 1/\sqrt{5}, \ \sin\nu = \{2/\sqrt{5}, -2/\sqrt{5}\}$$
 (1.24)

или

$$\xi = \pi$$
, $\lambda = \{\pi/4, 7\pi/4\}$, $\cos \nu = -1/\sqrt{5}$, $\sin \nu = \{-2/\sqrt{5}, 2/\sqrt{5}\}$. (1.25)

Для сокращения записи имеет смысл освободиться в (1.23) от фазового множителя и записать вектор состояния в виде

$$|\Phi\rangle = \sin\xi \left(\cos\nu |01\rangle - e^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin\nu |10\rangle\right) + \cos\xi \left(\cos\nu |00\rangle + e^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin\nu |11\rangle\right) \quad (1.26)$$

Второй шаг — вычисление энергии состояния, т.е. среднего значения $\langle \Phi | \hat{H} | \Phi \rangle$. Заметим, что первый и второй шаги должны выполняться на квантовых устройствах, а при классической симуляции алгоритма необходимо проводить явные вычисления. Из (1.15) и (1.26) находим

$$\begin{split} \hat{H} |\Phi\rangle &= \sin \xi \left(2\,\hat{\sigma}_{03} + \hat{\sigma}_{30} - 4\hat{\sigma}_{11} \right) \left(\cos \nu |01\rangle - \mathrm{e}^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu |10\rangle \right) \\ &+ \cos \xi \left(2\,\hat{\sigma}_{03} + \hat{\sigma}_{30} - 4\hat{\sigma}_{11} \right) \left(\cos \nu |00\rangle + \mathrm{e}^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu |11\rangle \right) \\ &= \sin \xi \left\{ \left(4\mathrm{e}^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu - \cos \nu \right) |01\rangle \right. \\ &\left. - \left(\mathrm{e}^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu + 4 \cos \nu \right) |10\rangle \right\} \\ &+ \cos \xi \left\{ \left(3\cos \nu - 4\mathrm{e}^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu \right) |00\rangle \right. \\ &\left. - \left(4\cos \nu + 3\mathrm{e}^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu \right) |11\rangle \right\}. \end{split}$$

Поскольку

$$\begin{split} \langle \Phi | &= \sin \xi \left(\cos \nu \langle 01 | - \mathrm{e}^{-i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu \langle 10 | \right) \\ &+ \cos \xi \left(\cos \nu \langle 00 | + \mathrm{e}^{-i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu \langle 11 | \right), \end{split}$$

$$E_{\Phi} = \langle \Phi | \hat{H} | \Phi \rangle$$

$$= \sin^2 \xi \left\{ \cos \nu \left(4e^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu - \cos \nu \right) + \sin \nu \left(\sin \nu + 4e^{-i(\pi/2 - 2\lambda)} \cos \nu \right) \right\}$$

$$+ \cos^2 \xi \left\{ \cos \nu \left(3\cos \nu - 4e^{i(\pi/2 - 2\lambda)} \sin \nu \right) - \sin \nu \left(4e^{-i(\pi/2 - 2\lambda)} \cos \nu + 3\sin \nu \right) \right\}$$

$$= \sin^2 \xi \left(4\sin 2\lambda \sin 2\nu - \cos 2\nu \right) + \cos^2 \xi \left(3\cos 2\nu - 4\sin 2\lambda \sin 2\nu \right). \quad (1.27)$$

Разумеется, если взять значения ξ , λ , $\cos \nu$, $\sin \nu$ как в (1.24) или в (1.25), то мы получим энергию основного состояния (1.16), т.е. $E_{\Phi} = -5$.

Третий шаг — изменение значений параметров λ, μ, ν (с целью минимизации E_{Φ}) и возвращение к первому шагу; предполагается, что в начале выполнения алгоритма начальные значения параметров заданы. Из (1.27) видно, что на значение E_{Φ} параметр μ не влияет, а параметры λ, ν должны варьироваться в области $[0, \pi] \times [0, \pi]$. Однако изначально это неизвестно, поэтому все четыре параметра должны варьироваться в области $[0, 2\pi] \times [0, 2\pi] \times [0, 2\pi]$. Имеет смысл установить независимость энергии от параметра μ (и ее зависимость от остальных параметров) в начале работы алгоритма.

Мы уже знаем, что глобальный минимум энергии достигается для четырех наборов параметров (1.24) и (1.25). Соответствующие собственные векторы, вычисленные по выражению (1.26) отличаются от (1.16) только фазовыми множителями. Теперь необходимо выяснить, имеются ли у функции (трех переменных) (1.27) другие локальные минимумы.

Используя систему Maple, вычислим производные

$$\partial_{\xi} E_{\Phi}, \ \partial_{\lambda} E_{\Phi}, \ \partial_{\nu} E_{\Phi},$$

$$A = \partial_{\xi}^{2} E_{\Phi}, \ B = \partial_{\lambda}^{2} E_{\Phi}, \ C = \partial_{\nu}^{2} E_{\Phi},$$

$$K = \partial_{\xi \lambda} E_{\Phi}, \ L = \partial_{\xi \nu} E_{\Phi}, \ M = \partial_{\lambda \nu} E_{\Phi}.$$

Находим

$$\partial_{\xi} E_{\Phi} = 4 \sin 2\xi \left(2 \sin 2\lambda \sin 2\nu - \cos 2\nu \right),$$

$$\partial_{\lambda} E_{\Phi} = -8 \cos 2\xi \cos 2\lambda \sin 2\nu,$$

$$\partial_{\nu} E_{\Phi} = \sin^{2} \xi \left(8 \sin 2\lambda \cos 2\nu + 2 \sin 2\nu \right) - \cos^{2} \xi \left(6 \sin 2\nu + 8 \sin 2\lambda \cos 2\nu \right),$$

$$A = 8 \cos 2\xi \left(2 \sin 2\lambda \sin 2\nu - \cos 2\nu \right),$$

$$B = 16 \cos 2\xi \sin 2\lambda \sin 2\nu,$$

$$C = 4 \cos^{2} \xi \left(4 \sin 2\lambda \sin 2\nu - 3 \cos 2\nu \right) - 4 \sin^{2} \xi \left(4 \sin 2\lambda \sin 2\nu - \cos 2\nu \right),$$

$$K = 16 \sin 2\xi \cos 2\lambda \sin 2\nu,$$

$$L = 4 \sin 2\xi \left(4 \sin 2\lambda \cos 2\nu + 2 \sin 2\nu \right),$$

$$M = -16 \cos 2\xi \cos 2\lambda \cos 2\nu.$$

Необходимые и достаточные условия минимума имеют вид

$$\partial_{\xi} E_{\Phi} = 0, \quad \partial_{\lambda} E_{\Phi} = 0, \quad \partial_{\nu} E_{\Phi} = 0,$$

$$A > 0, \quad \det \begin{pmatrix} A & K & L \\ K & B & M \\ L & M & C \end{pmatrix} > 0.$$

Снова проводя вычисления с помощью системы Maple, обнаруживаем четыре точки локального минимума с энергией $E_{\Phi}=-\sqrt{17}$:

$$\xi = \frac{\pi}{2}, \qquad \lambda = \frac{\pi}{4}, \qquad \nu = \pi - \frac{1}{2}\arctan(4),$$

$$\xi = \frac{\pi}{2}, \qquad \lambda = \frac{\pi}{4}, \qquad \nu = 2\pi - \frac{1}{2}\arctan(4),$$

$$\xi = \frac{\pi}{2}, \qquad \lambda = \frac{3\pi}{4}, \qquad \nu = \frac{1}{2}\arctan(4),$$

$$\xi = \frac{\pi}{2}, \qquad \lambda = \frac{3\pi}{4}, \qquad \nu = \pi + \frac{1}{2}\arctan(4).$$

Таким образом, в процессе оптимизации целевой функции должны использоваться методы, которые позволяют избежать попадания в точку локального минимума, например, метод отжига.

Глава 2

Вариационный квантовый алгоритм на основе метода отжига

2.1 Метод отжига

Метод отжига или, подробнее, метод имитации отжига относится к семейству методов Монте-Карло, разработанных для поиска глобального минимума целевой функции. Этот метод обладает одним существенным преимуществом по сравнению с аналитическими методами оптимизации: он применим к целевым функциям произвольной природы. Особенно важно то, что метод отжига полностью сохраняет свою эффективность в задачах, где целевая функция не дифференцируема и при этом имеет большое число локальных минимумов. По этой причине, метод отжига, как фундаментальная концепция в теории глобальной оптимизации, широко используется в квантовых вычислениях, особенно в вариационных квантовых алгоритмах (в их квантовой реализации, а не классической эмуляции), где вычисление целевой функции не обладает достаточной точностью. Основная идея метода заключается в постепенном снижении "температуры" системы, чтобы достичь состояния с минимальным значением целевой функции (далее, для краткости, энергии). В этом разделе подробно рассматривается классический вариант отжига и детали его практического применения.

Классический метод отжига основывается на аналогии с физическим процессом термического отжига, при котором материал медленно охлаждается, чтобы избежать образования дефектов и достичь состояния минимальной энергии. Математическое обоснование метода связано с распределением Больцмана, которое описывает вероятность состояния системы при заданной температуре T формулой

$$p(x) = \frac{1}{Z(T)} \exp\left(-\frac{E(x)}{k_B T}\right),$$

в которой E(x) — энергия состояния x, k_B — постоянная Больцмана, а Z(T) — статистическая сумма. Процесс отжига является дискретным и моделирует систему, которая на каждом шаге может переходить между состояниями x и y с вероятностью, которая зависит от разности энергий $\Delta E = E(y) - E(x)$:

$$p(x \to y) = \min\left(1, \exp\left(-\frac{\Delta E}{k_B T}\right)\right).$$
 (2.1)

С вероятностью $1 - p(x \to y)$ состояние системы не изменяется.

В самом общем случае в абстрактную математическую постановку задачи оптимизации методом отжига входят следующие данные.

Список данных

- 1. Множество состояний C.
- 2. Энергия (целевая функция) $E: C \to {\bf R}$.
- 3. Семейство $Rnd = \{R_s\}_{s \in J}$ отображений $R_s \colon C \to C$, где множество индексов J, вообще говоря, не счетно.
- 4. Начальная температура T, минимальная температура T_{min} и закон ее понижения $T_k \to T_{k+1} = F(T_k, k)$, где k шаг процесса отжига.

Практическая реализация имитации отжига обычно осуществляется посредством последовательности конечного числа шагов — случайных испытаний. Каждое испытание состоит, во-первых, из случайного выбора некоторого отображения $R_s \in Rnd$, задающего переход $x \to y = R_s(x)$, т.е. этот переход выбирается случайным образом из некоторого семейства

возможностей. В зависимости от типа задачи вероятностное распределение (вероятностная мера) на Rnd выбирается в достаточно широком диапазоне (нормальное распределение, распределение Коши, равномерное распределение и т.д.). Такое распределение, в свою очередь, может зависеть от температуры.

Во-вторых, с помощью генератора псевдослучайных чисел выбирается значение ε равномерно распределенной на интервале (0,1) случайной величины. Если выполнено условие

$$\varepsilon < \exp \frac{E(x) - E(y)}{k_B T},$$

то переход $x \to y$ принимается даже если энергия нового состояния, E(y), больше, чем энергия E(x) предыдущего состояния. В противном случае, когда $E(y) \leqslant E(x)$, данное условие выполняется. Такой способ перехода предохраняет от попадания в локальный минимум, в особенности, если процедуру отжига повторять несколько раз. Наконец, в третьих, на каждом шаге производится понижение температуры в соответствии с некоторым правилом. Постепенное уменьшение температуры приводит к уменьшению вероятности перехода в состояния с более высокой энергией, в то время как система стремится к состоянию глобального минимума энергии.

2.2 Алгоритм

В задачах квантовой оптимизации в системе из n кубитов множество состояний C, входящее в $Cnuco\kappa$ данных из предыдущего раздела 2.1, является подмножеством в пространстве состояний системы \mathcal{H}_n . Оно возникает в результате применения параметризованного анзаца $\hat{U}(\boldsymbol{\theta})$ к начальному состоянию $|0...0\rangle = |0\rangle^{\otimes n}$, так что $|u(\boldsymbol{\theta})\rangle = \hat{U}(\boldsymbol{\theta})|0\rangle^{\otimes n}$, где

$$\boldsymbol{\theta} = (\theta_1, \dots, \theta_m) \in \Omega = [0, 2\pi]^m.$$

Таким образом, $|u(\boldsymbol{\theta})\rangle \in C$ — это функция на пространстве параметров Ω со значениями в \mathcal{H}_n ; при этом C не является подпространством в \mathcal{H}_n . Энергия (целевая функция на Ω) из $Cnucka \ dahhux$, $n.\ 2$, определяется выражением $E(\boldsymbol{\theta}) = \langle u(\boldsymbol{\theta}) | \hat{H} | u(\boldsymbol{\theta}) \rangle$.

В предлагаемом алгоритме выбор отображения из семейства Rnd ($Cnuco\kappa\ dahhux,\ n.\ 3$) равновероятен в отношении любого отображения в следующем смысле. С помощью генератора псевдослучайных чисел выбирается m значений $\varepsilon_i \in (0,\ 1),\ i=1,\ldots,m$ случайной величины, равномерно распределенной на данном интервале, а затем формируется случайный вектор

$$\delta \boldsymbol{\theta} = (\delta \theta_1, \dots, \delta \theta_m) \in \Omega, \quad \delta \theta_i = \varepsilon_i \pi.$$

Отображение $R_{\delta\theta}: C \to C$ определяется формулой $|u(\theta)\rangle \mapsto |u(\theta+\delta\theta)\rangle$, где вектор $\theta + \delta\theta$ берется по модулю 2π . Далее производим понижение температуры ($Cnuco\kappa$ данных, n.4) по простейшей схеме равномерного уменьшения ее значения на каждом шаге процесса отжига $T_{k+1} = T_k - \tau$, где выбор значения τ производится на основе численных экспериментов с конкретной задачей.

Краткая формулировка алгоритма на уровне псевдокода выглядит следующим образом.

Вариационная квантовая оптимизация методом отжига

- 1. Вводим начальный вектор $\boldsymbol{\theta} \in \Omega$, минимальную температуру T_{min} , текущую температуру $T > T_{min}$ и значение τ . Положим $\boldsymbol{\theta}_0 = \boldsymbol{\theta}$.
- **2**. Генерируем состояние $|u(\theta)\rangle$ и вычисляем энергию $E(\theta)$ при текущей температуре T.
- 3. Генерируем случайный вектор $\delta \boldsymbol{\theta} \in \Omega$, $\boldsymbol{\theta}_1 = \boldsymbol{\theta} + \delta \boldsymbol{\theta} \pmod{2\pi}$. Вычисляем энергию $E(\boldsymbol{\theta}_1)$.
- 4. Если $E(\boldsymbol{\theta}_1) \leq E(\boldsymbol{\theta})$, то полагаем $\boldsymbol{\theta} = \boldsymbol{\theta}_1$ и $\boldsymbol{\theta}_0 = \boldsymbol{\theta}_1$. Иначе генерируем $\varepsilon \in (0,1)$ и если $\varepsilon < \exp\{[E(\boldsymbol{\theta}) E(\boldsymbol{\theta}_1)]/T\}$, то полагаем $\boldsymbol{\theta} = \boldsymbol{\theta}_1$.
- 5. Понижаем температуру: $T \mapsto T \tau$.
- 6. Если $T > T_{min}$, то переходим к метке **2**. Иначе выходим с результатом $|u(\boldsymbol{\theta}_0)\rangle$ и $E(\boldsymbol{\theta}_0)$.

2.3 Сравнительные результаты тестирования

2.3.1 Этап 1: Чтение и парсинг данных гамильтониана

Гамильтониан представляется как линейная комбинация:

$$\hat{H} = \sum_{k=1}^{K} c_k \bigotimes_{j=1}^{N} \sigma_{k_j}^{(j)}$$
(2.2)

где $\sigma_{k_i} \in \{I, X, Y, Z\}$ - операторы Паули для j-го кубита.

```
def read_hamiltonian_data(file_path):
      Читает данные из файла hamiltonian_operators.txt и возвращает два сп
      - Список операторов Паули в виде коэффициента оператора и строки Пау
      - Список строк операторов Паули.
5
      :param file_path: Путь к файлу.
      :return: (pauli_operators, pauli_strings)
8
      :raises FileNotFoundError: Если файл не найден.
9
      lines = read_file_lines(file_path, ignore_comments=False)
11
      pauli_operators = []
12
      pauli_strings = []
13
      for line in lines:
14
          parts = line.strip().split()
15
          if len(parts) == 3:
16
              real_part, imag_part, index_str = (
                  float(parts[0]),
18
                  float(parts[1]),
19
                  str(parts[2]),
21
              coefficient = np.complex128(real_part + imag_part * 1j)
22
              index_list = [int(c) for c in index_str]
              if coefficient != 0:
24
                   pauli_operators.append((coefficient, index_list))
25
              pauli_strings.append(index_list)
      return pauli_operators, pauli_strings
```

• read_file_lines: Чтение строк из файла с фильтрацией комментариев • Преобразование строки вида "2.0 0.0 03"в:

- Коэффициент: 2.0 + 0.0i

— Оператор: $\sigma_0 \otimes \sigma_3$

• Валидация данных через проверку abs(coefficient) > 1e-12

2.3.2 Этап 2: Инициализация параметров

Начальные значения θ вычисляются по формуле:

$$\theta_m^{(0)} = \underbrace{\frac{2\pi|c_m|}{\max_j|c_j|}}_{\text{Нормировка}} + \underbrace{\mathcal{N}(0, 0.1)}_{\text{III}_{yM}} \tag{2.3}$$

```
1 def generate_shifted_theta(pauli_operators: List[Tuple[complex,
     List[int]]]) -> np.ndarray:
     """Генерирует 	heta на основе коэффициентов операторов (вектор сдвига
        )."""
     if not pauli_operators:
3
         return np.array([], dtype=np.float64)
     # Извлечение модулей действительных частей
      coeffs = np.array([abs(op[0].real) for op in pauli_operators],
         dtype=np.float64)
     norm = np.linalg.norm(coeffs)
8
      if norm < 1e-12:
9
          return np.zeros(len(coeffs))
11
      # Масштабируем в [0, 2\pi) и добавляем шум
12
      scaled = (coeffs / norm) * 2 * np.pi
    return scaled + np.random.normal(0, 0.1, len(scaled))
```

- Использование op[0].real акцент на действительной части коэффициентов
- Защита от деления на ноль через тернарный оператор
- Нормировка в диапазон $[0,2\pi)$ для соответствия периодичности экспоненты

2.3.3 Этап 3: Вычисление энергии

Вычисление энергии происходит с использованием формулы:

$$E(\theta) = \langle 0|U^{\dagger}(\theta)\hat{H}U(\theta)|0\rangle = \sum_{k=1}^{K} c_k \langle 0|U^{\dagger}P_kU|0\rangle$$
 (2.4)

1. Построение анзаца (calculate_ansatz):

```
1 def calculate_ansatz(
      theta: np.ndarray, pauli_operators: List[Tuple[complex,
         List[int]]]
   -> Tuple[Dict[Tuple[int, ...], complex], str, str]:
      \Pi_{i}\Pi_{j}\Pi_{j}
      Вычисляет анзац в виде произведения экспонент операторов Паули.
      Возвращает: (словарь операторов, символьное представление, числе
         нное представление)
      operator_length = len(pauli_operators[0][1])
      result = {tuple([0] * operator_length): 1.0}
10
      for t, (_, op) in zip(theta, pauli_operators):
11
          cos_t = np.cos(t)
          sin_t = np.sin(t)
13
          new_result: Dict[Tuple[int, ...], complex] = {}
14
          for existing_op, existing_coeff in result.items():
16
               # Слагаемое с \cos(\theta)*I
17
               identity_coeff = existing_coeff * cos_t
              new_result[existing_op] = new_result.get(existing_op,
                  0) + identity_coeff
20
              # Слагаемое с i*sin(\theta)*\sigma
21
              pauli_coeff = existing_coeff * 1j * sin_t
22
               compose_coeff , compose_op =
                  pauli_compose(list(existing_op), op)
              final_coeff = pauli_coeff * compose_coeff
24
              final_op = tuple(compose_op)
25
              new_result[final_op] = new_result.get(final_op, 0) +
                  final_coeff
          result = new_result
29
      symbolic_str, numeric_str = format_ansatz(pauli_operators,
30
         result)
      return result, symbolic_str, numeric_str
```

2. Композиция операторов (pauli_compose):

2.3.4 Этап 4: Алгоритм отжига

Сам алгоритм отжига описан в данном коде

```
1 def simulated_annealing(
      initial_theta: np.ndarray,
      pauli_operators: list,
3
      initial_temp: float = 1000.0,
      cooling_rate: float = 0.99,
      min_temp: float = 1e-5,
6
      num_iterations_per_temp: int = 500,
      step_size: float = 0.5,
9 ) -> tuple:
      """Алгоритм отжига с термализацией."""
10
      current_theta = initial_theta.copy()
      best_theta = current_theta.copy()
12
      best_energy = float("inf")
13
      rng = np.random.default_rng()
15
      with Progress (
16
          SpinnerColumn(),
          TextColumn("[progress.description]{task.description}"),
18
          BarColumn(bar_width=None),
19
          TextColumn("[progress.percentage]{task.percentage:>3.0f}%"),
20
      ) as progress:
21
          task = progress.add_task("[cyan]OTXMF...", total=100)
22
23
24
          temp = initial_temp
          iteration = 0
25
          thermalization_steps = int(num_iterations_per_temp * 0.2)
26
             20% шагов на термализацию
27
          while temp > min_temp:
28
              # Фаза термализации
```

```
for _ in range(thermalization_steps):
30
                   current_theta = generate_shifted_theta(pauli_operators)
31
                   ansatz_dict, _, _ = calculate_ansatz(current_theta,
                      pauli_operators)
                   uhu_dict = compute_uhu(ansatz_dict, pauli_operators)
33
                   current_energy = calculate_expectation(uhu_dict)
                   if current_energy < best_energy:</pre>
36
                       best_theta = current_theta.copy()
                       best_energy = current_energy
39
               # Основная фаза отжига
40
               for _ in range(num_iterations_per_temp):
                   perturbation = rng.normal(0,
42
                      step_size*(temp/initial_temp), current_theta.shape)
                   neighbor_theta = (current_theta + perturbation) %
                      (2*np.pi)
44
                   ansatz_dict, _, _ = calculate_ansatz(neighbor_theta,
                      pauli_operators)
                   uhu_dict = compute_uhu(ansatz_dict, pauli_operators)
46
                   current_energy = calculate_expectation(uhu_dict)
48
                   energy_diff = current_energy - best_energy
49
                   if energy_diff < 0 or rng.random() <</pre>
50
                      np.exp(-energy_diff / temp):
                       current_theta = neighbor_theta.copy()
51
                       if current_energy < best_energy:</pre>
53
                           best_theta = current_theta.copy()
54
                           best_energy = current_energy
55
                   iteration += 1
57
                   if iteration % 100 == 0:
58
                       progress.update(task, advance=1)
60
               temp *= cooling_rate
61
      return best_theta, best_energy
```

Ключевые особенности реализации

- Адаптивный размер шага: $\sigma(T) = \sigma_0 \cdot T/T_{\text{init}}$
- Двухэтапный процесс: термализация + основной цикл
- Сохранение лучшего решения в отдельной переменной

- Модульная структура с возможностью изменения:
 - thermalization_steps число шагов термализации
 - iter_per_temp итераций на одну температуру
 - cooling_rate скорость охлаждения lpha
- Использование defaultdict для эффективного управления операторами
- ullet Стабилизация численных вычислений через отсечение малых значений (< 10^{-12})
- Векторизованные операции с NumPy для ускорения вычислений
- Логирование процесса оптимизации в output.log

Заключение

Литература

- [1] V. V. Nikonov, A. N. Tsirulev. Pauli basis formalism in quantum computations. Volume 8, No 3, pp. 1 14, 2020. (doi:10.26456/mmg/2020-831)
- [2] J. Preskill. Quantum Computing in the NISQ era and beyond. Quantum, vol. 2, p. 79, 2018.

 (quantum-journal:q-2018-08-06-79)
- [3] M. Cerezo, et al. Variational Quantum Algorithms. Nature Reviews Physics, vol. 3, pp. 625-644, 2021.

 (nature:42254-021-00348-9)
- [4] A. Peruzzo, et al. A variational eigenvalue solver on a photonic quantum processor. Nature Communications, vol. 5, p. 4213, 2014. (nature:ncomms5213)
- [5] E. Farhi, J. Goldstone, and S. Gutmann. A Quantum Approximate Optimization Algorithm. arXiv preprint arXiv:1411.4028, 2014. (arXiv:1411.4028)
- [6] J. R. McClean, et al. The theory of variational hybrid quantum-classical algorithms. New Journal of Physics, vol. 18, p. 023023, 2016. (iopscience:1367-2630-18-2-023023)
- [7] A. Kandala, et al. Hardware-efficient variational quantum eigensolver for small molecules and quantum magnets. Nature, vol. 549, pp. 242-246, 2017.

 (nature:nature23879)
- [8] A. W. Harrow, A. Hassidim, and S. Lloyd. Quantum algorithm for linear systems of equations. Physical Review Letters, vol. 103, no. 15, p. 150502,

2009.

(aps:PhysRevLett.103.150502)

[9] J. Biamonte, et al. Quantum machine learning. Nature, vol. 549, pp. 195-202, 2017.

(nature:nature23474)

- [10] А. А. Lopatin. Квантовая механика и её приложения. Санкт-Петербургский Государственный Университет. (math.spbu:user/gran/sb1/lopatin)
- [11] A. Aspuru-Guzik, A. D. Dutoi, P. J. Love, M. Head-Gordon. Simulated Quantum Computation of Molecular Energies. Science, vol. 309, no. 5741, pp. 1704-1707, 2005.

 (science:1113479)
- [12] M. Schuld, I. Sinayskiy, F. Petruccione. An introduction to quantum machine learning. Contemporary Physics, vol. 56, no. 2, pp. 172-185, 2015. (tandfonline:00107514.2014.964942)
- [13] A. Daskin, S. Kais. Decomposition of unitary matrices for finding quantum circuits: Application to molecular Hamiltonians. The Journal of Chemical Physics, vol. 141, no. 23, p. 234115, 2014.

 (aip:1.4904315)
- [14] J. Romero, R. Babbush, J. R. McClean, C. Hempel, P. J. Love, A. Aspuru-Guzik. Strategies for quantum computing molecular energies using the unitary coupled cluster ansatz. Quantum Science and Technology, vol. 4, no. 1, p. 014008, 2018.

 (iopscience:2058-9565/aad3e4)
- [15] V. Havlicek, A. D. Córcoles, K. Temme, A. W. Harrow, A. Kandala, J. M. Chow, J. M. Gambetta. Supervised learning with quantum-enhanced feature spaces. Nature, vol. 567, pp. 209-212, 2019. (nature:s41586-019-0980-2)
- [16] N. Moll, P. Barkoutsos, L. Bishop, J. M. Chow, A. Cross, D. J. Egger, S. Filipp, A. Fuhrer, J. M. Gambetta, M. Ganzhorn, et al. Quantum

optimization using variational algorithms on near-term quantum devices. Quantum Science and Technology, vol. 3, no. 3, p. 030503, 2018. (iopscience:2058-9565/aab822)

Приложения

Приложение А

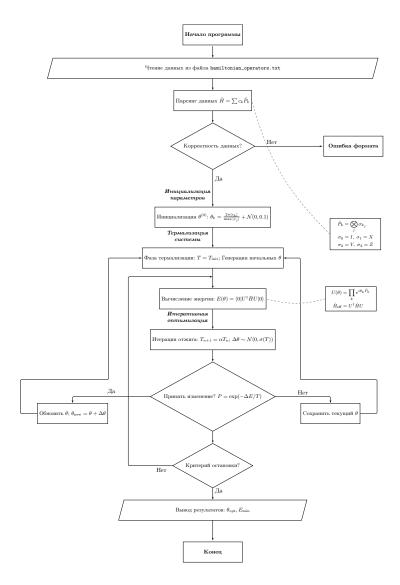


Рис. 2.1: Подробная схема квантового вариационного алгоритма

Приложение Python

```
1 #constants/file_paths.py
2 import sys
3 from pathlib import Path
5 def get_base_path() -> Path:
      """Возвращает путь к директории с ЕХЕ (или к проекту в
         dev-режиме)."""
      if getattr(sys, "frozen", False):
          # Для скомпилированного ЕХЕ берём директорию исполняемого файла
8
          return Path(sys.argv[0]).parent
      else:
          # Для разработки возвращаем корень проекта
11
          return Path(__file__).parent.parent
12
14 # Путь к hamiltonian_operators.txt (внешний файл)
15 HAMILTONIAN_FILE_PATH = get_base_path() / "params" /
     "hamiltonian_operators.txt"
16
17 # Файл вывода создаётся в текущей рабочей директории
18 OUTPUT_FILE_PATH = get_base_path() / "output.log"
20
21 #constants/pauli.py
PAULI_MAP = {
      (1, 2): (1j, 3),
23
      (2, 1): (-1j, 3),
24
      (3, 1): (1j, 2),
      (1, 3): (-1j, 2),
26
      (2, 3): (1j, 1),
27
      (3, 2): (-1j, 1),
29 }
30
#params/hamiltonian_operators.txt
зз # Действительная часть | Мнимая часть | Строка Паули
35 2.0 0.0 03
36 1.0 0.0 30
37 -4.0 0.0 11
38
40 #utils/console_and_print.py
41 from rich.console import Console
42 from typing import Any
43 from constants.file_paths import OUTPUT_FILE_PATH
46 def console_and_print(console: Console, message: Any) -> None:
```

```
Выводит результат выполнения программы в файл и консоль
48
49
      :param console: Объект Console для вывода в консоль
50
      :param message: Сообщение для вывода
51
52
      console.print(message)
53
      with open(OUTPUT_FILE_PATH, "a", encoding="utf-8") as file:
54
          file.write(console.export_text() + "\n")
55
58 #utils/create_table.py
59 from rich.table import Table
60 from rich.panel import Panel
61 from rich import box
62 from typing import List, Dict, Any
64
65 def create_table(
      columns: List[Dict[str, str]],
      data: List[List[Any]],
      title: str,
68
      border_style: str = "yellow",
70 ) -> Panel:
      table = Table(box=box.ROUNDED, border_style="yellow")
71
      for col in columns:
          table.add_column(
73
              col["name"],
74
               justify=col.get("justify", "default"),
               style=col.get("style", ""),
76
77
      for row in data:
78
          table.add_row(*row)
      return Panel(table, title=title, border_style=border_style)
80
81
#utils/format_ansatz.py
84 from .format_complex_number import format_complex_number
87 def format_ansatz(
      pauli_operators: list[list[int]], result: dict[tuple, complex]
89 ) -> tuple[str, str]:
      0.00
90
      Форматирует анзац в символьное и численное представление.
91
      :param pauli_operators: Список операторов Паули (списки индексов).
93
      :param result: Словарь с результатами вычислений {оператор: коэффици
         ент}.
      :return: Символьное представление анзаца и его численное значение.
95
96
      # Формируем U(\theta)
```

```
ansatz_symbolic = "U(\theta) = " + " * ".join(
98
            Γ
99
                f'' e^(i\theta_{i+1})*{format_complex_number(op[0])}*\sigma_{i}'.join(map(str,
100
                    op[1]))})"
                for i, op in enumerate(pauli_operators)
101
           ]
102
       )
103
104
       # Формируем U
105
       ansatz_numeric = "U = " + " + ".join(
107
                f"{format_complex_number(c)}*{format_complex_number(op[0])}*\sigma_{-}{'', join
108
                    op[1:]))}"
                if isinstance(op, (list, tuple))
109
                and len(op) > 1
110
                and isinstance(op[0], complex)
                else f"{format_complex_number(c)}*\sigma_{\cdot'}.join(map(str, op))}"
112
                for op, c in result.items()
113
           ]
       )
115
116
       return ansatz_symbolic, ansatz_numeric
118
119
  #utils/format_complex_number.py
  from sympy import re as sp_re, im as sp_im
  from .format_number import format_number
122
124
  def format_complex_number(c) -> str:
125
       0.00
126
       Универсальный форматировщик комплексных чисел для SymPy и стандартны
127
          х типов.
128
       # Извлечение компонентов через SymPy
129
       real = float(sp_re(c))
130
       imag = float(sp_im(c))
131
132
       real_str = format_number(real) if abs(real) > 1e-12 else ""
133
       imag_str = ""
134
       if abs(imag) > 1e-12:
136
           abs_imag = abs(imag)
137
           imag_value = format_number(abs_imag)
138
           # Специальные случаи для \pm 1
140
           if imag_value == "1":
141
                imag_str = "i" if imag > 0 else "-i"
           else:
143
                imag_sign = "" if imag > 0 else "-"
144
                imag_str = f"{imag_sign}{imag_value}i"
145
```

```
146
       # Сборка результата
147
       parts = []
       if real_str:
149
           parts.append(real_str)
150
       if imag_str:
151
           parts.append(imag_str)
152
153
       if not parts:
154
           return "0"
155
156
       # Корректное объединение компонентов
157
       result = parts[0]
158
       for part in parts[1:]:
159
           if part.startswith("-"):
160
                result += f"-{part[1:]}"
161
           else:
162
                result += f"+{part}"
163
164
       # Фикс артефактов форматирования
165
       return result.replace("+ -", "- ").replace("1i",
166
          "i").replace(".0i", "i")
167
168
  #utils/format_number.py
  def format_number(num: float | int) -> str:
171
       Универсальный форматировщик чисел с точным определением целочисленны
          х значений
       и подавлением артефактов вычислений с плавающей точкой.
173
       0.00
174
       # Проверка на целое число с учетом погрешности вычислений
175
       if abs(num - round(num)) < 1e-15:
176
           return str(int(round(num)))
177
178
       # Форматирование с ручным управлением десятичными знаками
179
       s = f"{num:.14f}".rstrip("0").rstrip(".")
180
181
       # Исправление артефактов вида ".5" 
ightarrow "0.5"
182
       if s.startswith("."):
183
           s = "0" + s
       elif s.startswith("-."):
185
           s = s.replace("-.", "-0.")
186
187
       # Удаление лишних десятичных знаков после 4-го
188
       if "." in s:
189
           int_part, dec_part = s.split(".")
190
           dec_part = dec_part[:4].ljust(4, "0").rstrip("0")
191
           s = f"{int_part}.{dec_part}" if dec_part else int_part
192
193
       return s
194
```

```
195
196
  #utils/get_operator_for_console.py
  from .format_complex_number import format_complex_number
  from typing import Union
199
200
201
202 def get_operator_for_console(c: Union[complex, float, int], i: str) ->
      str:
203
      Функция создана для 'красивого' вывода оператора Паули в консоль.
204
      Избегает ситуаций, когда у нас выводится конструкция вида '1*\sigma'
205
       :param с: Коэффициент оператора Паули.
207
       :param і: Строка оператора Паули.
208
       :return: Отформатированную строку.
209
210
       if c == 1:
211
           return f''\sigma_{i}
213
       else:
           return f"{format_complex_number(c)}*σ_{i}"
214
216
217 #utils/initialize_environment.py
  from rich.console import Console
                                      # Для красивого вывода в консоль
  from constants.file_paths import OUTPUT_FILE_PATH
220
221
  def initialize_environment() -> Console:
222
       """Инициализирует окружение и возвращает консольный объект."""
223
       if OUTPUT_FILE_PATH.exists():
224
           OUTPUT_FILE_PATH.unlink()
225
      return Console(force_terminal=True, color_system="truecolor",
226
          record=True)
227
228
#utils/print_composition_table.py
230 from rich.console import Console # Для красивого вывода в консоль
231 from typing import Tuple, List, Callable
232 from .console_and_print import console_and_print
233 from .create_table import create_table
  from .format_complex_number import format_complex_number
234
235
  def print_composition_table(
237
       console: Console,
238
       pauli_compose: Callable[[List[int], List[int]], Tuple[complex,
239
          List[int]]],
       pauli_strings: List[List[int]],
240
241 ) -> None:
    """Выводит таблицу композиций операторов Паули."""
```

```
results = []
243
       for s1 in pauli_strings:
244
           for s2 in pauli_strings:
245
                coeff, product = pauli_compose(s1, s2)
246
                results.append((s1, s2, format_complex_number(coeff),
247
                   product))
248
       table_data = [
249
           [str(s1), str(s2), str(h).lower(), str(p)] for s1, s2, h, p in
250
              results
251
       console_and_print(
252
           console,
           create_table(
254
                columns = [
255
                    {"name": "Oπeparop 1", "style": "cyan", "justify":
256
                       "center"}.
                    {"name": "Oπeparop 2", "style": "magenta", "justify":
257
                       "center"},
                    {"name": "Коэффициент", "style": "green", "justify":
258
                       "center"},
                    {"name": "Результат", "style": "red", "justify":
                       "center"},
               ],
260
                data=table_data,
261
                title="Композиции операторов Паули",
262
                border_style="green",
263
           ),
       )
265
266
268 #utils/print_hamiltonian.py
269 from rich.console import Console
270 from rich.panel import Panel
271 from typing import Tuple, List
272 from .get_operator_for_console import get_operator_for_console
  from .console_and_print import console_and_print
274
275
  def print_hamiltonian(
276
       console: Console, pauli_operators: List[Tuple[complex, List[int]]]
  ) -> None:
278
       """Выводит представление гамильтониана в консоль."""
279
       hamiltonian_str = "H = " + " + ".join(
280
           [get_operator_for_console(c, ''.join(map(str, i))) for c, i in
281
              pauli_operators]
282
       console_and_print(
           console,
284
           Panel (
285
               hamiltonian_str,
```

```
title="[bold]Введенный гамильтониан[/bold]",
287
               border_style="green",
288
           ),
       )
290
291
292
293 #utils/print_pauli_table.py
  from rich.console import Console # Для красивого вывода в консоль
  from typing import Tuple, List
  from .format_complex_number import format_complex_number
  from .console_and_print import console_and_print
  from .create_table import create_table
300
  def print_pauli_table(
301
       console: Console, pauli_operators: List[Tuple[complex, List[int]]]
302
    -> None:
303
       """Выводит таблицу операторов Паули."""
304
       table_data = [[format_complex_number(c), str(i)] for c, i in
305
          pauli_operators]
       console_and_print(
306
           console,
           create_table(
308
               columns=[
309
                    {"name": "Коэффициент", "style": "cyan"},
310
                    {"name": "Индекс", "style": "magenta", "justify":
311
                       "center"},
               ],
312
               data=table_data,
313
               title="Операторы Паули",
314
               border_style="purple",
315
           ),
       )
317
318
  #utils/read_file_lines.py
320
  from pathlib import Path
321
323
  def read_file_lines(file_path, ignore_comments):
324
325
       Читает строки из файла, игнорируя комментарии (строки, начинающиеся
326
          c '#').
327
       :param file_path: Путь к файлу.
328
       :param ignore_comments: Игнорировать строки, начинающиеся с '#'.
329
       :return: Список строк.
330
       :raises FileNotFoundError: Если файл не найден.
331
332
       file_path = Path(file_path) if not isinstance(file_path, Path) else
333
          file_path
```

```
if not file_path.exists():
334
           raise FileNotFoundError(f"Файл {file_path} не найден.")
335
       with open(file_path, "r") as file:
           return [
337
                line.strip()
338
               for line in file
339
                if not (ignore_comments and line.strip().startswith("#"))
340
341
342
343
344 #utils/read_hamiltonian_data.py
  import numpy as np # Для работы с комплексными числами и математическим
      и операциями
  from .read_file_lines import read_file_lines
346
347
348
  def read_hamiltonian_data(file_path):
349
350
       Читает данные из файла hamiltonian_operators.txt и возвращает два сп
351
       - Список операторов Паули в виде коэффициента оператора и строки Пау
352
       - Список строк операторов Паули.
353
354
       :param file_path: Путь к файлу.
       :return: (pauli_operators, pauli_strings)
356
       :raises FileNotFoundError: Если файл не найден.
357
       lines = read_file_lines(file_path, ignore_comments=False)
359
       pauli_operators = []
360
       pauli_strings = []
361
       for line in lines:
362
           parts = line.strip().split()
363
           if len(parts) == 3:
364
                real_part, imag_part, index_str = (
365
                    float(parts[0]),
366
                    float(parts[1]),
367
                    str(parts[2]),
                )
369
                coefficient = np.complex128(real_part + imag_part * 1j)
370
                index_list = [int(c) for c in index_str]
371
                if coefficient != 0:
372
                    pauli_operators.append((coefficient, index_list))
373
               pauli_strings.append(index_list)
374
       return pauli_operators, pauli_strings
375
376
377
378 #program.py
379 import numpy as np
380 import sys
381 import io
```

```
382 from rich.progress import Progress, BarColumn, TextColumn, SpinnerColumn
383 from rich.panel import Panel
384 from typing import Tuple, List, Dict
386 # Импорт самописных util функций
387 from utils.console_and_print import console_and_print
388 from utils.print_pauli_table import print_pauli_table
389 from utils.read_hamiltonian_data import read_hamiltonian_data
390 from utils.print_hamiltonian import print_hamiltonian
391 from utils.print_composition_table import print_composition_table
392 from utils.format_ansatz import format_ansatz
393 from utils.initialize_environment import initialize_environment
395 # Импорт констант
396 from constants.file_paths import HAMILTONIAN_FILE_PATH
397 from constants.pauli import PAULI_MAP
398
399 # Установка кодировки для корректного вывода
400 sys.stdout = io.TextIOWrapper(sys.stdout.buffer, encoding="utf-8")
401 sys.stderr = io.TextIOWrapper(sys.stderr.buffer, encoding="utf-8")
402
  def generate_shifted_theta(pauli_operators: List[Tuple[complex,
404
      List[int]]]) -> np.ndarray:
       """Генерирует 	heta на основе коэффициентов операторов (вектор сдвига
405
          )."""
       if not pauli_operators:
406
           return np.array([], dtype=np.float64)
407
408
       # Извлечение модулей действительных частей
409
       coeffs = np.array([abs(op[0].real) for op in pauli_operators],
410
          dtype=np.float64)
      norm = np.linalg.norm(coeffs)
411
       if norm < 1e-12:
412
           return np.zeros(len(coeffs))
413
414
       # Масштабируем в [0, 2\pi) и добавляем шум
415
       scaled = (coeffs / norm) * 2 * np.pi
416
       return scaled + np.random.normal(0, 0.1, len(scaled))
417
418
  def multiply_pauli(i: int, j: int) -> Tuple[complex, int]:
420
       0.00
421
       Вычисляет произведение базисных операторов Паули.
422
      Возвращает: (коэффициент, индекс результата)
423
       0.00
424
       if i == j:
425
           return (1, 0)
       if i == 0:
427
           return (1, j)
428
       if j == 0:
429
```

```
return (1, i)
430
       return PAULI_MAP.get((i, j), (1, 0))
431
433
  def pauli_compose(s1: List[int], s2: List[int]) -> Tuple[complex,
434
      List[int]]:
       0.00
435
       Вычисляет композицию двух операторов Паули.
436
       Возвращает: (коэффициент, результирующий оператор)
437
438
       coefficient = 1.0
439
       result = []
440
       for a, b in zip(s1, s2):
441
           coeff, idx = multiply_pauli(a, b)
442
           coefficient *= coeff
443
           result.append(idx)
       return coefficient, result
445
446
  def calculate_ansatz(
448
       theta: np.ndarray, pauli_operators: List[Tuple[complex, List[int]]]
449
    -> Tuple[Dict[Tuple[int, ...], complex], str, str]:
451
       Вычисляет анзац в виде произведения экспонент операторов Паули.
452
       Возвращает: (словарь операторов, символьное представление, численное
453
           представление)
454
       operator_length = len(pauli_operators[0][1])
455
       result = {tuple([0] * operator_length): 1.0}
456
457
       for t, (_, op) in zip(theta, pauli_operators):
458
           cos_t = np.cos(t)
459
           sin_t = np.sin(t)
460
           new_result: Dict[Tuple[int, ...], complex] = {}
461
462
           for existing_op, existing_coeff in result.items():
463
                # Слагаемое с cos(\theta)*I
464
                identity_coeff = existing_coeff * cos_t
465
               new_result[existing_op] = new_result.get(existing_op, 0) +
466
                   identity_coeff
467
                # Слагаемое с i*sin(\theta)*\sigma
468
                pauli_coeff = existing_coeff * 1j * sin_t
469
                compose_coeff, compose_op =
470
                   pauli_compose(list(existing_op), op)
                final_coeff = pauli_coeff * compose_coeff
471
                final_op = tuple(compose_op)
472
                new_result[final_op] = new_result.get(final_op, 0) +
                   final_coeff
474
           result = new_result
475
```

```
476
       symbolic_str, numeric_str = format_ansatz(pauli_operators, result)
       return result, symbolic_str, numeric_str
479
480
  def compute_uhu(
481
       u_dict: Dict[Tuple[int, ...], complex], h_terms:
482
          List[Tuple[complex, List[int]]]
    -> Dict[Tuple[int, ...], complex]:
483
484
       Вычисляет оператор U† Н U.
485
       Возвращает: словарь {оператор: коэффициент}
486
487
       uhu_dict: Dict[Tuple[int, ...], complex] = {}
488
489
       for coeff_h, op_h in h_terms:
           for j_op, j_coeff in u_dict.items():
491
                conjugated_j_coeff = np.conj(j_coeff)
492
                c1, op_uh = pauli_compose(list(j_op), op_h)
494
                for k_op, k_coeff in u_dict.items():
495
                    c2, op_uhu = pauli_compose(op_uh, list(k_op))
                    total_coeff = conjugated_j_coeff * k_coeff * coeff_h *
497
                        c1 * c2
498
                    # Стабилизация малых значений
499
                    if abs(total_coeff) < 1e-12:</pre>
500
                         continue
501
502
                    op_tuple = tuple(op_uhu)
503
                    uhu_dict[op_tuple] = uhu_dict.get(op_tuple, 0) +
504
                        total_coeff
       return uhu_dict
505
506
  def calculate_expectation(uhu_dict: Dict[Tuple[int, ...], complex]) ->
508
      float:
       0.000\,\mathrm{m}
       Вычисляет <0|U^{\dagger}HU|0> для состояния |0...0>.
510
       Возвращает: ожидаемое значение
511
512
       expectation = 0.0
513
       for op, coeff in uhu_dict.items():
514
           if all(p in {0, 3} for p in op):
515
                expectation += coeff.real
       return expectation
517
518
520 def generate_neighbor_theta(
       current_theta: np.ndarray, step_size: float = 0.1
522 ) -> np.ndarray:
```

```
"""Генерирует соседнее решение, добавляя случайное изменение к текущ
523
          ему theta."""
       perturbation = np.random.normal(scale=step_size,
          size=current_theta.shape)
       return np.clip(current_theta + perturbation, 0.0, 1.0)
525
526
  def simulated_annealing(
528
       initial_theta: np.ndarray,
529
       pauli_operators: list,
       initial_temp: float = 1000.0,
531
       cooling_rate: float = 0.99,
532
       min_temp: float = 1e-5,
       num_iterations_per_temp: int = 500,
534
       step_size: float = 0.5,
535
    -> tuple:
536
       """Реализует алгоритм имитации отжига с термализацией."""
537
       current_theta = initial_theta.copy()
538
       best_theta = current_theta.copy()
       best_energy = float("inf")
540
       rng = np.random.default_rng()
541
       with Progress(
543
           SpinnerColumn(),
544
           TextColumn("[progress.description]{task.description}"),
545
           BarColumn(bar_width=None),
546
           TextColumn("[progress.percentage]{task.percentage:>3.0f}%"),
547
       ) as progress:
           task = progress.add_task("[cyan]OTMUF...", total=100)
549
550
           temp = initial_temp
551
           iteration = 0
552
           thermalization_steps = int(num_iterations_per_temp * 0.2)
553
              20% шагов на термализацию
554
           while temp > min_temp:
555
               # Фаза термализации
556
               for _ in range(thermalization_steps):
                    current_theta = generate_shifted_theta(pauli_operators)
558
                    ansatz_dict, _, _ = calculate_ansatz(current_theta,
559
                       pauli_operators)
                    uhu_dict = compute_uhu(ansatz_dict, pauli_operators)
560
                    current_energy = calculate_expectation(uhu_dict)
561
562
                    if current_energy < best_energy:</pre>
                        best_theta = current_theta.copy()
564
                        best_energy = current_energy
565
               # Основная фаза отжига
567
               for _ in range(num_iterations_per_temp):
568
```

```
perturbation = rng.normal(0,
569
                       step_size*(temp/initial_temp), current_theta.shape)
                    neighbor_theta = (current_theta + perturbation) %
                       (2*np.pi)
571
                    ansatz_dict, _, _ = calculate_ansatz(neighbor_theta,
                       pauli_operators)
                    uhu_dict = compute_uhu(ansatz_dict, pauli_operators)
573
                    current_energy = calculate_expectation(uhu_dict)
574
575
                    energy_diff = current_energy - best_energy
576
                    if energy_diff < 0 or rng.random() <</pre>
577
                       np.exp(-energy_diff / temp):
                        current_theta = neighbor_theta.copy()
578
579
                        if current_energy < best_energy:</pre>
                            best_theta = current_theta.copy()
581
                            best_energy = current_energy
582
                    iteration += 1
584
                    if iteration % 100 == 0:
585
                        progress.update(task, advance=1)
587
               temp *= cooling_rate
588
       return best_theta, best_energy
590
591
592
  def main():
593
       """Основная логика программы."""
594
       console = initialize_environment()
595
       if not HAMILTONIAN_FILE_PATH.exists():
597
           msg = (
598
               f"Файл [bold]{HAMILTONIAN_FILE_PATH}[/] не найден!\n"
               "Убедитесь, что рядом с EXE есть папка [bold]params[/] с фай
600
                   лом [bold] hamiltonian_operators.txt[/]."
           )
601
           console_and_print(console, Panel(msg, border_style="red"))
602
           return
603
       try:
605
           pauli_operators, pauli_strings =
606
               read_hamiltonian_data(HAMILTONIAN_FILE_PATH)
           print_hamiltonian(console, pauli_operators)
607
           print_pauli_table(console, pauli_operators)
608
           print_composition_table(console, pauli_compose, pauli_strings)
609
       except FileNotFoundError:
610
           console_and_print(console, Panel(f"[red]Файл
611
               {HAMILTONIAN_FILE_PATH} не найден[/red]",
              border_style="red"))
```

```
return
612
613
       if len(pauli_operators) < 2:</pre>
           console_and_print(console, Panel("[red] Tpeбyercs минимум 2 опера
615
               тора Паули[/red]", border_style="red"))
           return
616
617
       best_energy = float("inf")
618
       best_result = None
619
       all_results = []
620
621
       # Для каждого m используем первые m операторов
622
       for m in range(2, len(pauli_operators) + 1):
           current_ops = pauli_operators[:m]
624
           initial_theta = generate_shifted_theta(current_ops)
                                                                     # Вектор сд
625
               вига!
626
           # Оптимизация только для текущего подмножества операторов
627
           optimized_theta, energy = simulated_annealing(
                initial_theta=initial_theta,
629
                                                 # Передаем подмножество
                pauli_operators=current_ops,
630
                initial_temp=100.0,
                cooling_rate=0.95,
632
                min_temp=1e-3,
633
                num_iterations_per_temp=100,
                step_size=0.1,
635
           )
636
           all_results.append({
638
                    "m": m,
639
                    "theta": optimized_theta,
640
                    "energy": energy,
                "operators": current_ops
642
           })
643
644
           if energy < best_energy:</pre>
645
                best_energy = energy
646
                best_result = all_results[-1]
648
       # Вывод результатов для лучшего набора параметров
649
       _, ansatz_symbolic, ansatz_numeric = calculate_ansatz(
           best_result["theta"],
651
                                      # Используем сохраненное подмножество
           best_result["operators"]
652
       )
653
       console_and_print(console, Panel(ansatz_symbolic,
655
           title="[bold]Символьное представление анзаца[/]",
656
               border_style="green"))
657
       console_and_print(console, Panel(ansatz_numeric,
658
```

```
title="[bold] Численное представление анзаца[/]",
border_style="purple"))

console_and_print(console, Panel(f"{best_result['energy']:.6f}",
title="[bold]Энергия (<0|U†HU|0> для состояния |0...0>)[/]",
border_style="green"))

input('Нажмите Enter для выхода...')

input('Нажмите Enter для выхода...')

input('нажмите Enter для выхода...')

main()
```