

一次元アーキテクチャにおける 量子ビット割り当て問題

東京大学大学院 情報理工学系研究科 修士1年

内藤 壮俊

Twitter: @hamburg_soshun

問題設定

量子ゲート型計算機

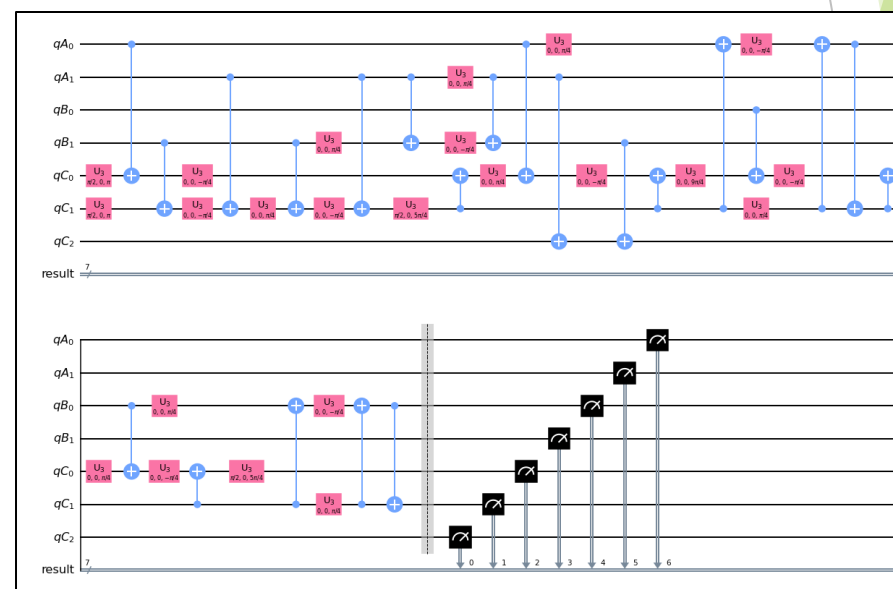
▶ 量子ビットがゲートを通過 → 状態変化により計算を行う

▶ 量子回路はU3ゲートとCXゲートに展開可能

▶ U3ゲート：1ビットの状態を任意に操作

▶ CXゲート：2ビット間でXOR演算を行う

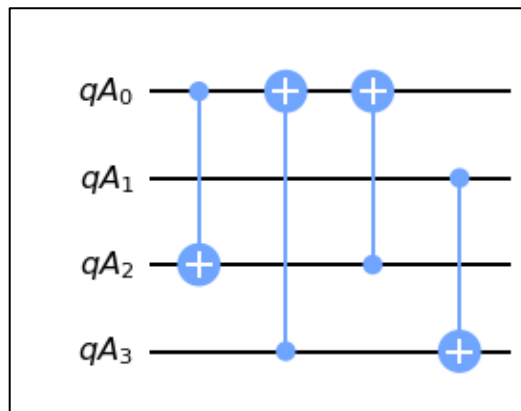
量子回路の一例



量子ビット割り当て問題

- ▶ 設計図上の「論理ビット」とデバイス上の「物理ビット」を対応させる問題
- ▶ CXゲートを作用させる物理ビットは隣り合っている必要がある
- ▶ SWAPゲートを使えば論理ビットの交換が可能. しかし, エラー率が高いためあまり使いたくない

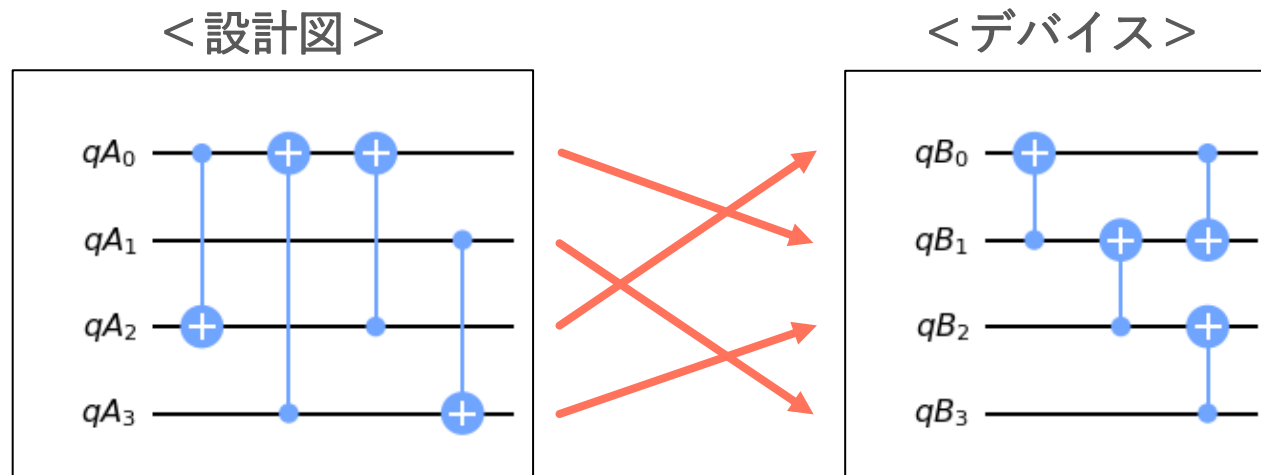
<設計図>



<デバイス>

量子ビット割り当て問題

- ▶ 設計図上の「論理ビット」とデバイス上の「物理ビット」を対応させる問題
- ▶ CXゲートを作用させる物理ビットは隣り合っている必要がある
- ▶ SWAPゲートを使えば論理ビットの交換が可能。しかし、エラー率が高いためあまり使いたくない



先行研究

▶ “A QUBO formulation for qubit allocation” (2020) [1]

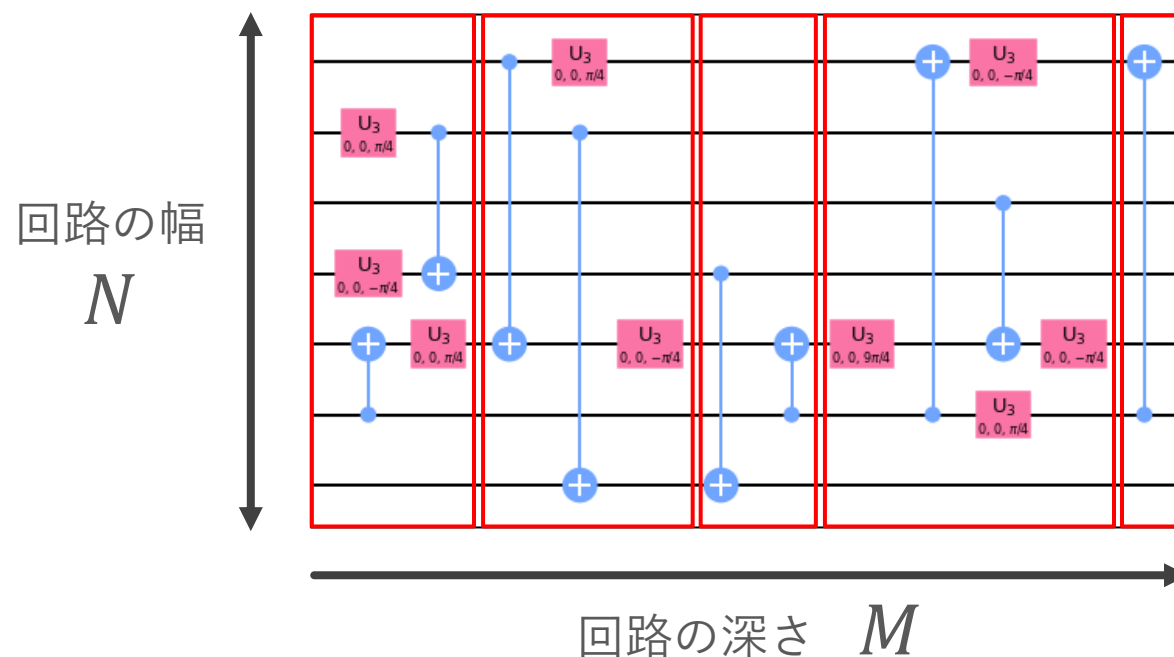
Bryan Dury and Olivia Di Matteo

- ▶ エラー率と回路の深さを考慮して、QUBOの係数を設定
- ▶ 論理ビットの初期配置を最適化
- ▶ ダイナミックな並び替えは考慮せず

[1] <https://arxiv.org/abs/2009.00140>

今回扱いたい問題

- ▶ 初期配置だけでなく、並び替え全体を最適化する問題をAmplifyで解く
- ▶ 古典的解法では、 $O(M \cdot (N!)^2)$ の計算量



実装・評価

バイナリ変数を用いた定式化

- ▶ 論理ビットの並び替えを, MN^2 個のバイナリ変数で表現
- ▶ one-hot 制約
 - ▶ 物理ビットに関する one-hot 制約
 - ▶ 論理ビットに関する one-hot 制約
- ▶ CXゲートによる制約
 - ▶ 作用させる物理ビットは隣り合っていないなければならない

バイナリ変数を用いた定式化

- ▶ コスト = SWAPゲートの個数
- ▶ 厳密には、コストは **4次式** で表される
 - ▶ 一応、補助変数を追加すれば定式化が可能
 - ▶ しかし、探索空間が広すぎたせいか上手くいかなかった...

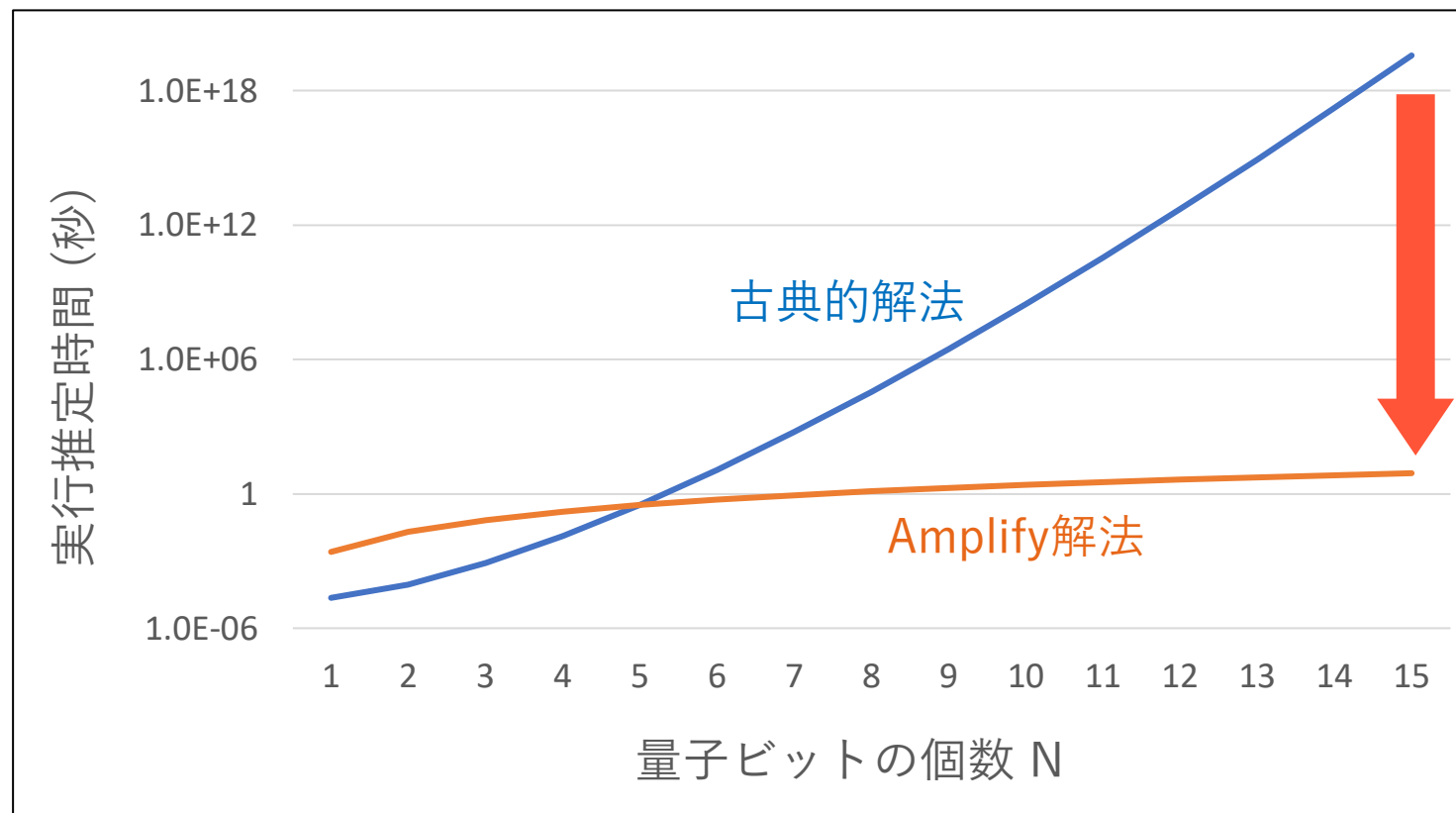
バイナリ変数を用いた定式化

- ▶ コスト = SWAPゲートの個数
- ▶ 厳密には、コストは **4次式** で表される
 - ▶ 一応、補助変数を追加すれば定式化が可能
 - ▶ しかし、探索空間が広すぎたせいか上手くいかなかった...

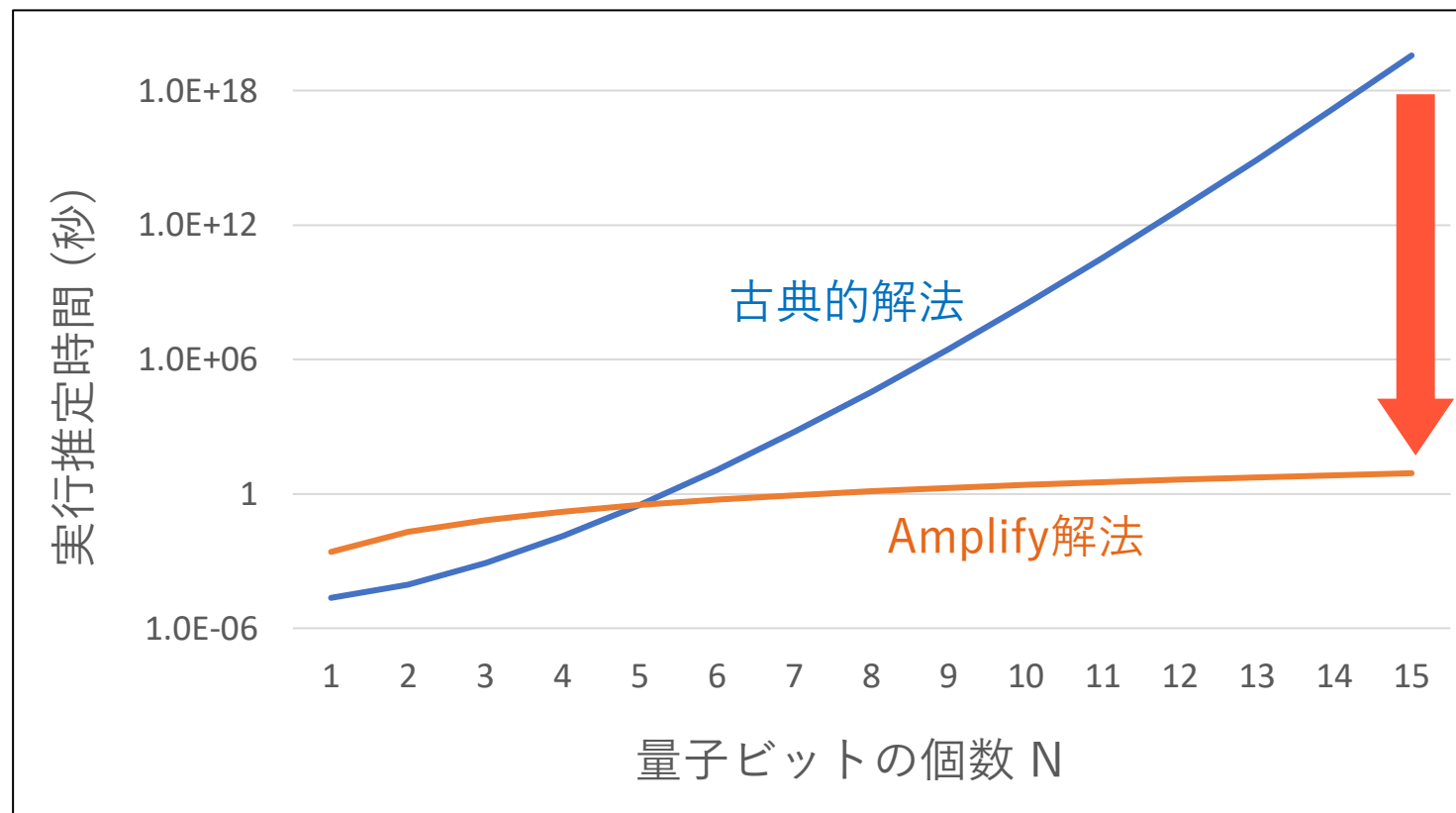


- ▶ コストを **2次式** で近似する作戦に
 - ▶ 補助変数は不要になり、モデルの規模は $O(MN^3)$ に

実行時間の比較



実行時間の比較



100京倍
の高速化

コストの比較

古典的解法（低速・最適解） vs Amplify解法（高速・近似解）

- ▶ 小規模な回路 → 最適解にほとんど一致
- ▶ 中規模な回路 → パラメータ調整で対処可能

それぞれの解法におけるコストの平均値

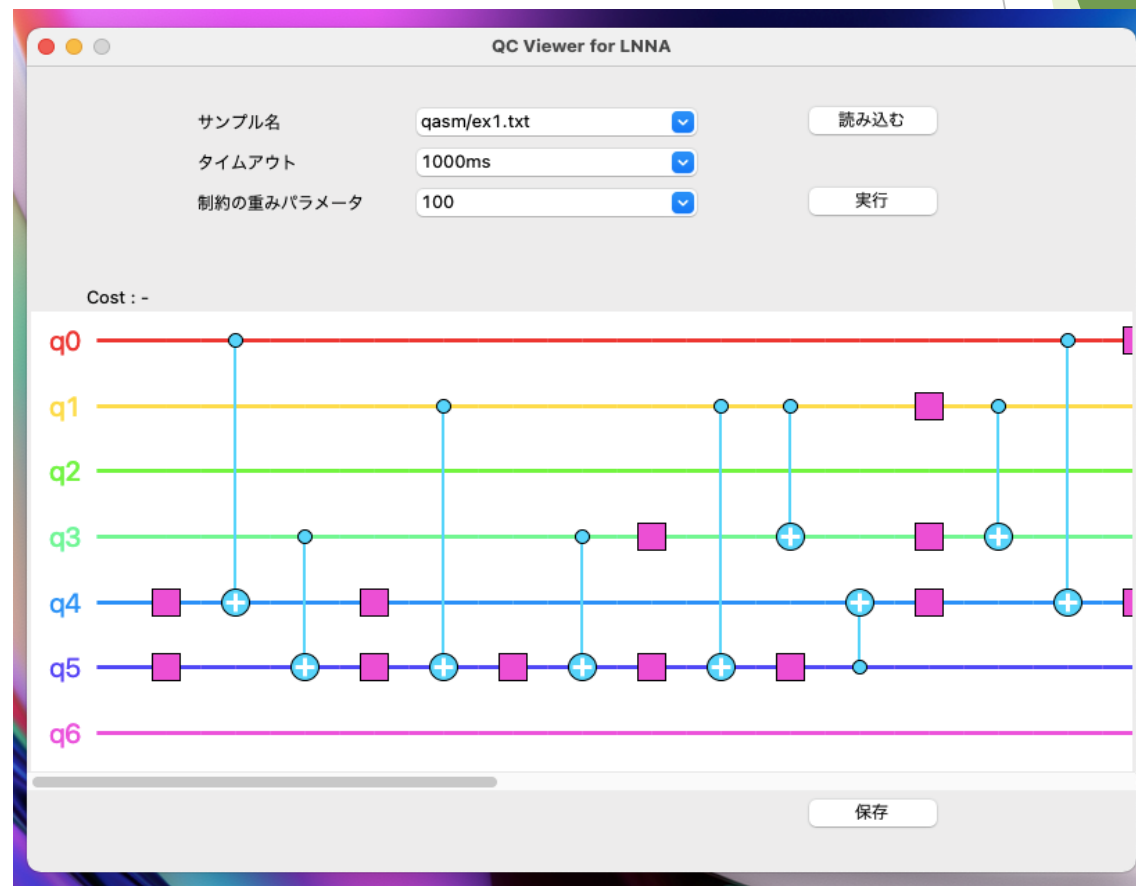
N	3	4	5	6
古典的解法 ($M = 5$)	0.6	1.4	2.1	4.1
Amplify解法 ($M = 5$)	0.6	1.4	2.1	4.5
古典的解法 ($M = 20$)	3.8	13.0	15.0	24.9
Amplify解法 ($M = 20$)	3.8	13.1	18.9	34.0

アプリへの応用

量子回路の描画機能

- ▶ GUIアプリを実装
- ▶ 量子回路をリアルタイムで描画

量子回路が描画されたアプリ画面の例



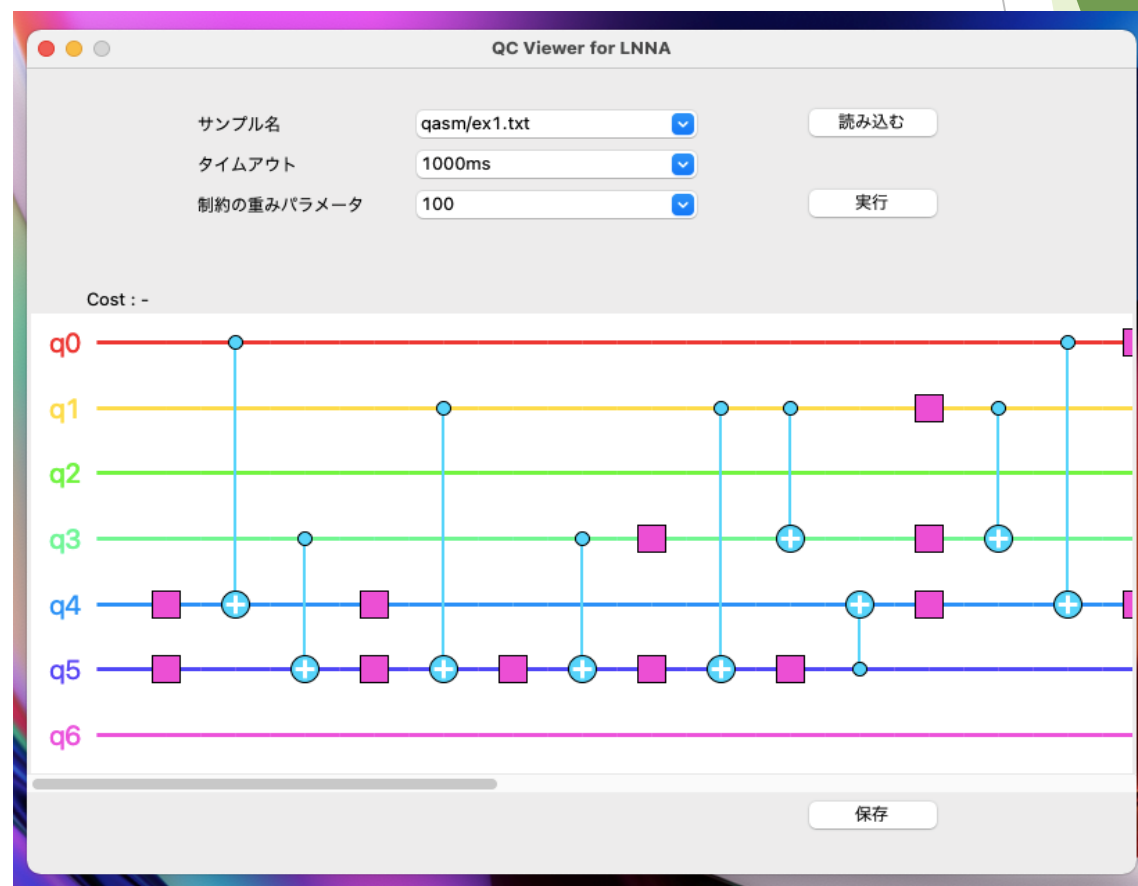
量子回路の描画機能

- ▶ GUIアプリを実装
- ▶ 量子回路をリアルタイムで描画



作業の様子が一目でわかる！

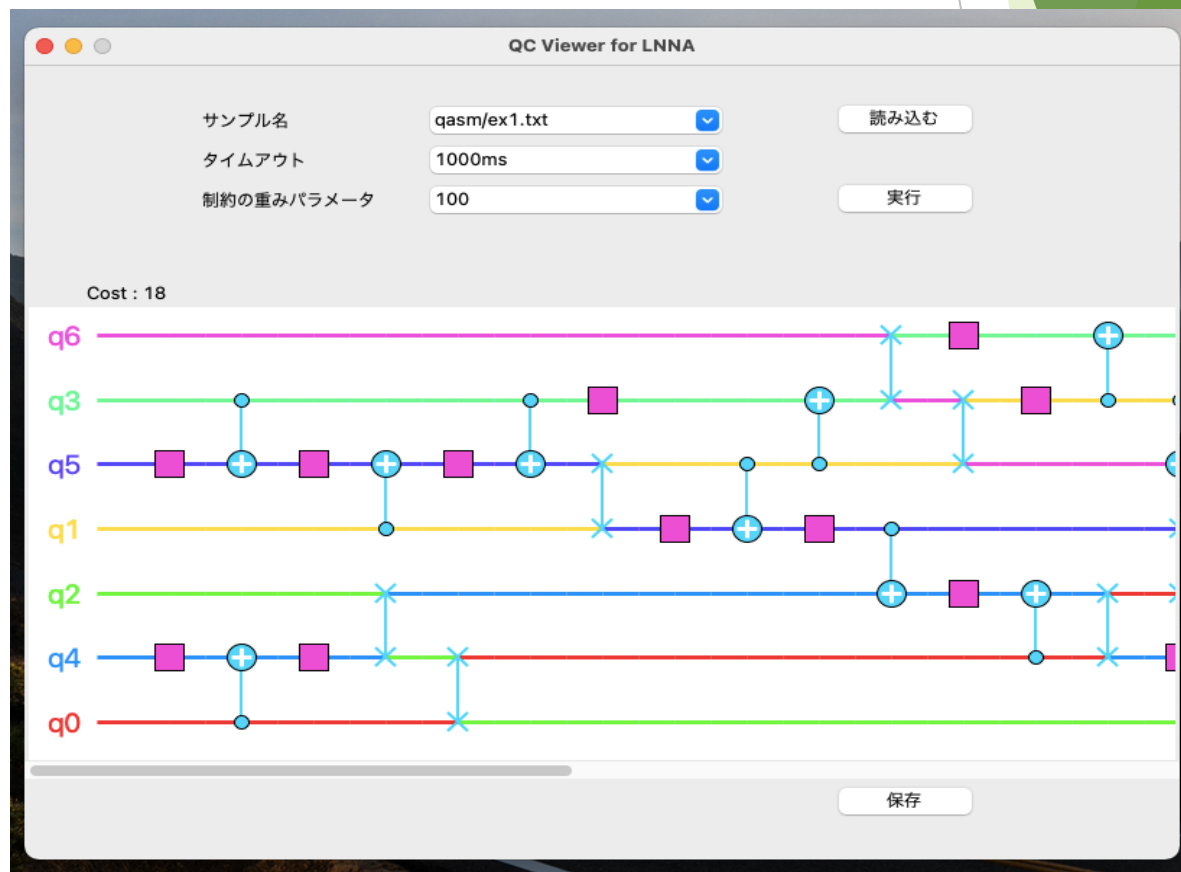
量子回路が描画されたアプリ画面の例



Amplifyの呼び出し機能

Amplify解法 実行結果の例

- ▶ パラメータ調整 + Amplify解法の実行
- ▶ 良い解が見つかるまで調整が可能



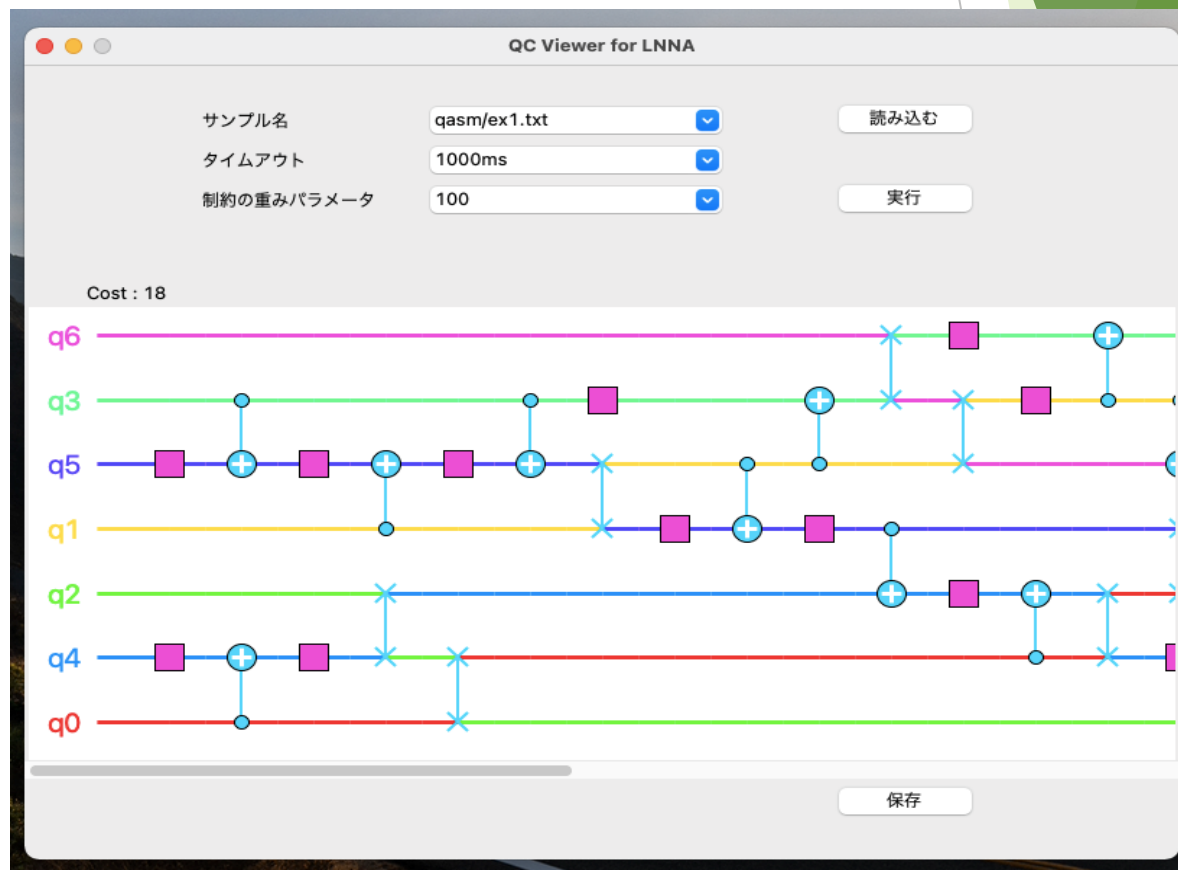
Amplifyの呼び出し機能

- ▶ パラメータ調整 + Amplify解法の実行
- ▶ 良い解が見つかるまで調整が可能



作業の効率化につながる！

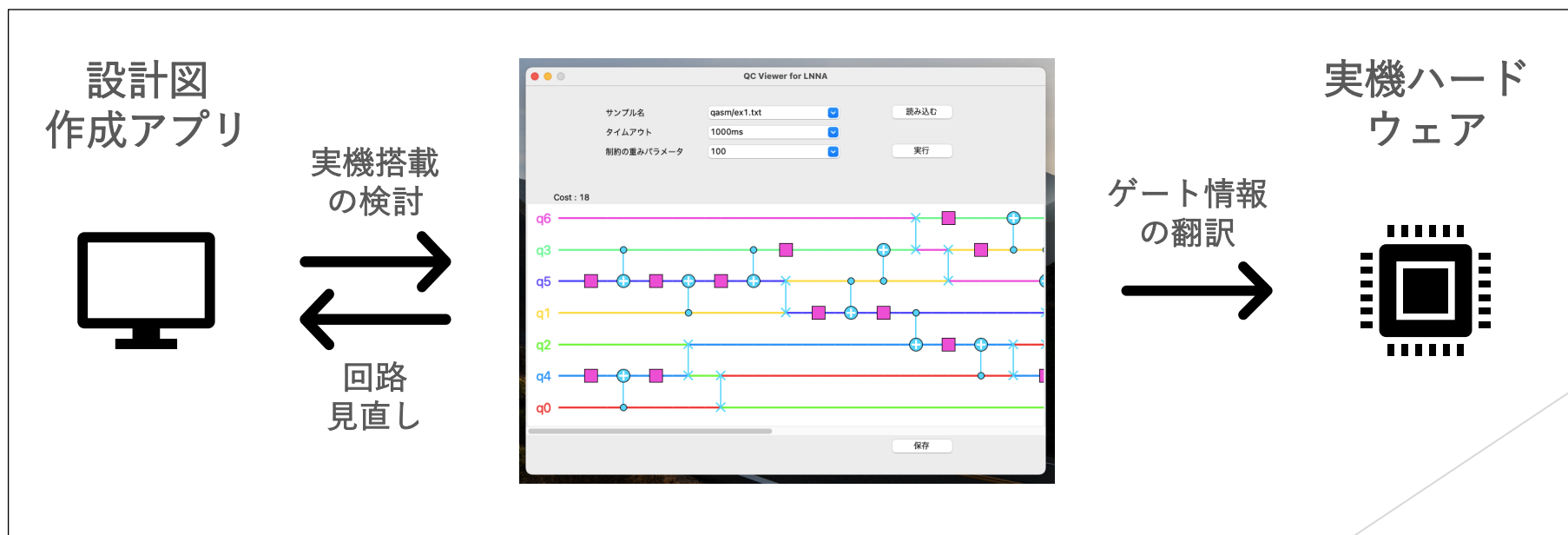
Amplify解法 実行結果の例



OpenQASMを用いた入出力

- ▶ 「OpenQASM」という言語を使って読み込み + 書き出しが可能
- ▶ 多くのソフトウェアと互換性がある

本アプリの位置付け



アピールポイント

問題設定

- ▶ 「量子ビット割り当て問題」をAmplifyで解く
- ▶ 「回路全体の最適化」は、まだ誰も挑戦していない

新規性・進歩性

実験・評価

- ▶ 近似により探索空間を削減 → 性能向上
- ▶ 圧倒的な高速化に成功

技術力

アプリへの応用

- ▶ 回路のリアルタイム描画 → 作業の効率化
- ▶ 他アプリとの互換性

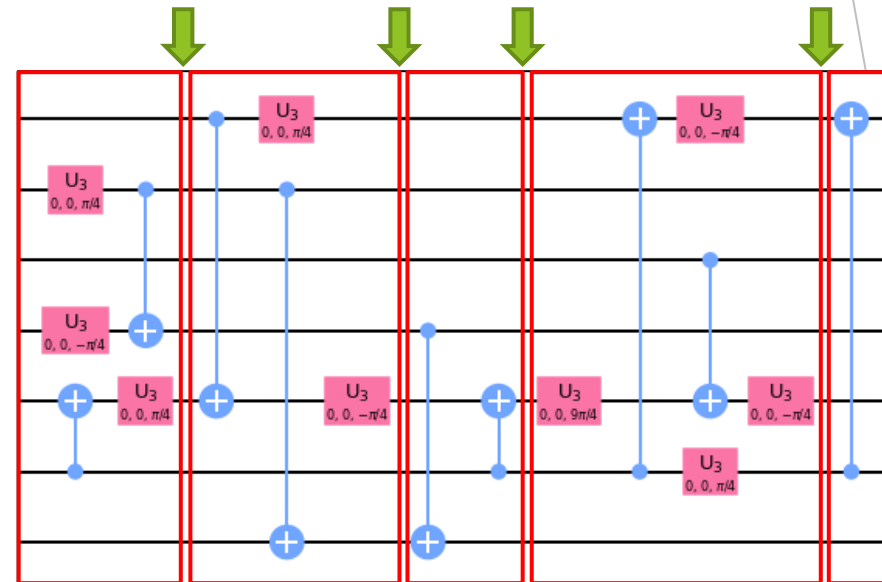
実用性

補助スライド

問題設定の詳細

- ▶ CXゲートを含むそれぞれのレイヤーに対して、論理ビットの配置を決定する
 - ▶ 全てのレイヤーで、CXゲートの物理的制約が満たされる必要がある
 - ▶ レイヤー間に挿入するSWAPゲートの個数を減らしたい

- ▶ 1次元アーキテクチャの場合、SWAPゲートの個数は転倒数に等しい
 - ▶ 転倒数 = 「順番が入れ替わったペアの数」



バイナリ変数を用いた定式化

- ▶ 各レイヤーにおける論理ビットは $[0, 1, \dots, N - 1]$ の並び替えとなる
- ▶ Q_{mnv} : 「レイヤー m において, 物理ビット n は論理ビット v に対応する」
 - ▶ MN^2 個のバイナリ変数が必要
- ▶ one-hot 制約
 - ▶ 「物理ビットは単一ビットのみに対応する」 : $\sum_{v=0}^{N-1} Q_{mnv} = 1$
 - ▶ 「論理ビットは単一ビットのみに対応する」 : $\sum_{n=0}^{N-1} Q_{mnv} = 1$
- ▶ CXゲートによる制約
 - ▶ 作用させる物理ビットは隣り合っていないなければならない
 - ▶ ペナルティ関数 : $\sum_{(a,b) \in [CX-gates]} \sum_{(i,j), |i-j| \geq 2} Q_{mia} Q_{mjb}$

コスト関数の定式化 (厳密解法)

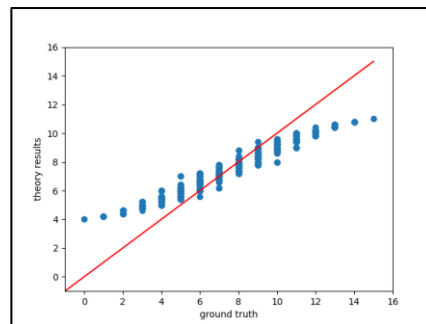
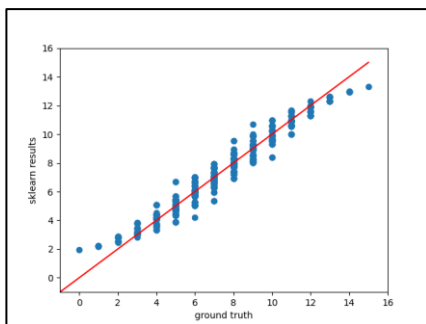
- ▶ コスト = SWAPゲートの個数 = 転倒数
 - ▶ 厳密に定式化が可能
- ▶ 隣り合うレイヤー A, B 間における, 論理ビットの移動 C を考える
 - ▶ $C_{ij} = 1 \Leftrightarrow A[i] = B[j]$
- ▶ 補助変数+制約の追加による定式化
 - ▶ $S_{ijv} = A_{iv} \cdot B_{jv} \Leftrightarrow \text{penalty} = 3S_{ijv} + A_{iv}B_{jv} - 2S_{ijv}(A_{iv} + B_{jv})$
 - ▶ $C_{ij} = \sum_v S_{ijv}$
 - ▶ $\text{cost} = \sum_{0 \leq i_1 < i_2 < N} \sum_{0 \leq j_2 < j_1 < N} C_{i_1 j_1} \cdot C_{i_2 j_2}$

厳密解法の実行結果

- ▶ 出力結果のコストが大きすぎる or 解が見つからないという結果に. . .
- ▶ 探索空間の大きさに対して、制約を満たす組が少ないことが原因か
 - ▶ 用いたバイナリ変数の合計 = $\log_2(\text{探索空間の状態数}) = MN^3 + 2MN^2 - N^3 - N^2$
 - ▶ $\log_2(\text{解となる状態数}) < \log_2(N!)^M \approx \frac{1}{\log 2} M(N \log N - N)$
- ▶ ほとんど全てが「ハズレ」だった

転倒数の近似によるアプローチ

- ▶ 性能向上のため、近似解法を採用して状態数を削減することに
 - ▶ 最初に用意したバイナリ変数だけを使って、転倒数を2次で近似する
- ▶ 重回帰分析によるフィッティング，期待値による推定を行った



重回帰分析，期待値による転倒数の推定結果
(横軸が正しい値，縦軸が推定値)

- ▶ 2つの推定結果は，互いに一次関数の関係になっていた

- ▶
$$[\text{重回帰分析による推定結果}] = \frac{2N-2}{N} [\text{期待値による推定結果}] - \frac{(N-1)(N-2)}{4}$$

コスト関数の定式化 (近似解法)

- ▶ 期待値による推定結果 $\approx \left\{ \sum_{0 \leq i, j < N} \left(\frac{i+j}{2} - \frac{ij}{N-1} \right) \cdot C_{ij} \right\}$
- ▶ 重回帰分析による推定結果へ変換: $y = \frac{2N-2}{N}x - \frac{(N-1)(N-2)}{4}$
- ▶ \rightarrow 転倒数 $\approx \frac{2N-2}{N} \left\{ \sum_{0 \leq i, j < N} \left(\frac{i+j}{2} - \frac{ij}{N-1} \right) \left(\sum_{v=0}^{N-1} A_{iv} B_{jv} \right) \right\} - \frac{(N-1)(N-2)}{4}$ と書ける
 - ▶ レイヤー $m, m+1$ 間においては, $A_{iv} = Q_{miv}, B_{jv} = Q_{(m+1)jv}$
- ▶ 代入すると, 以下のように整理できる
 - ▶ $\underbrace{\sum_{m=0}^{M-2} \left\{ \sum_{0 \leq i, j < N} \frac{(N-1)(i+j)-2ij}{N} \left(\sum_{v=0}^{N-1} Q_{miv} Q_{(m+1)jv} \right) \right\}}_{\text{この部分を最小化したい}} - \underbrace{(M-1) \frac{(N-1)(N-2)}{4}}_{\text{定数項 (無視してOK)}}$

Amplify解法モデルの構成

- ▶ $cost = \sum_{m=0}^{M-2} \left\{ \sum_{0 \leq i, j < N} \frac{(N-1)(i+j)-2ij}{N} \left(\sum_{v=0}^{N-1} Q_{miv} Q_{(m+1)jv} \right) \right\}$
- ▶ $constraint = \sum_{m=0}^{M-1} \left\{ \underbrace{\sum_{v=0}^{N-1} (1 - \sum_{n=0}^{N-1} Q_{mnv})^2}_{\text{one-hot 制約}} + \underbrace{\sum_{(a,b) \in [CX-gates]} \sum_{(i,j), |i-j| \geq 2} Q_{mia} Q_{mjb}}_{\text{CXゲートによる制約}} \right\}$
- ▶ $model = constraint \times \lambda + cost$ として構成した
 - ▶ $model$ の項数(= モデルの規模)は $O(MN^3)$ 個