

# 頂点被覆とマッチングに対する 最適なパラメータ化量子クエリ計算量

寺尾 樹哉<sup>1</sup>, 森 立平<sup>2</sup>

1. 京都大学 数理解析研究所 M2
2. 名古屋大学 多元数理科学研究科

冬のLAシンポジウム@京都大学  
2月20日(火)

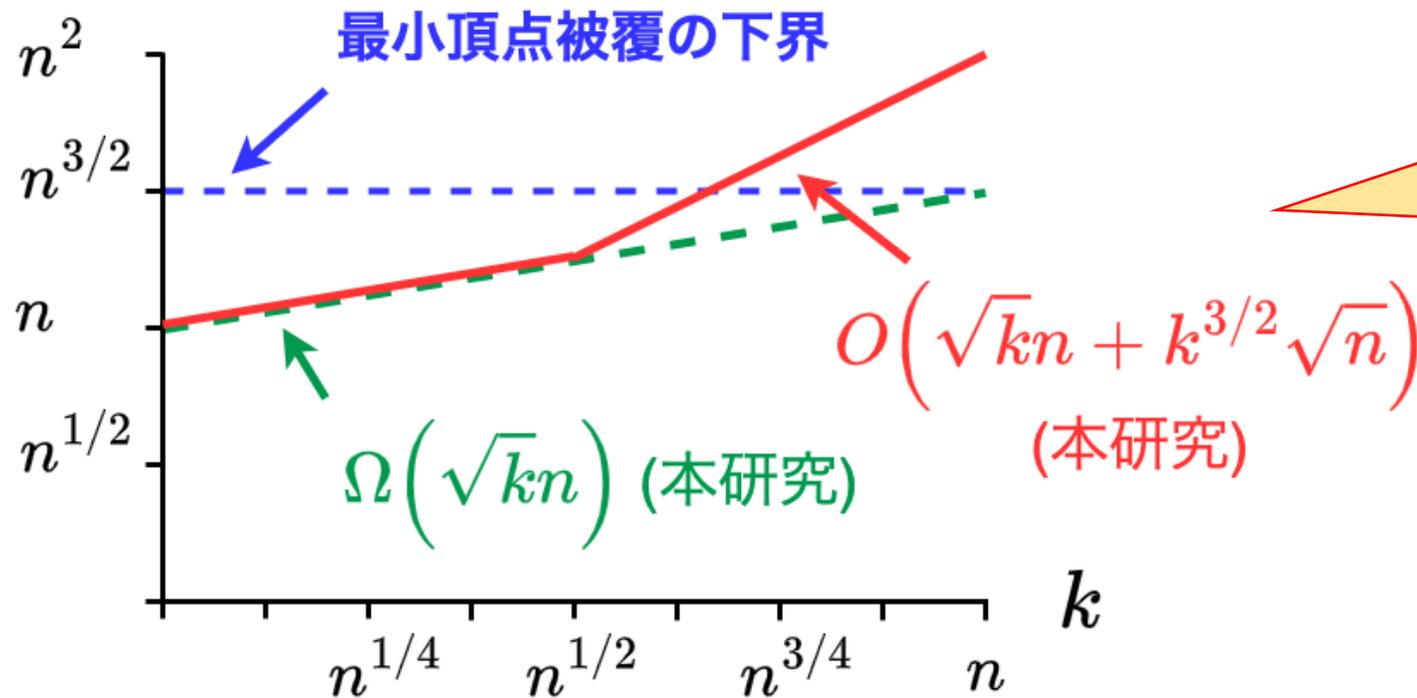
# 発表概要

## 主結果

大きさ  $k$  以下の頂点被覆を持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界： $O(\sqrt{kn} + k^{3/2}\sqrt{n})$

下界： $\Omega(\sqrt{kn})$  ( $k \leq (1 - \epsilon)n$  の時)



$k = O(\sqrt{n})$  のとき  
 $\Theta(\sqrt{kn})$  で最適！！

# 発表概要

## 主結果

大きさ  $k$  以下の頂点被覆を持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界： $O(\sqrt{kn} + k^{3/2}\sqrt{n})$

下界： $\Omega(\sqrt{kn})$  ( $k \leq (1 - \epsilon)n$  の時)

**カーネル化(kernelization)** という古典アルゴリズムの手法の、  
量子クエリ ver. を考えた！

# 目次

## ● 準備

- クエリ計算量
- グラフの問題の量子クエリ計算量

## ● 本研究：パラメータ化量子クエリ計算量

- 頂点被覆
- マッチング

## ● アイデア

- カーネル化 (kernelization)
- 量子クエリカーネル化
- 頂点被覆問題のパラメータ化量子クエリアルゴリズム

## ● 結論

# クエリ計算量

# クエリ計算量

関数  $f$  が陽にではなく、  
オラクルで与えられてる！

オラクル  $O_f$

$$f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$$



# クエリ計算量

アルゴリズム

$i$  での値  
をクエリ



オラクル  $O_f$

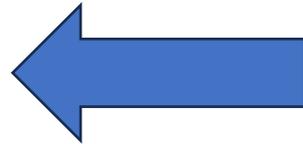
$f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$



# クエリ計算量

アルゴリズム

$i$  での値  
をクエリ



$f(i)$  を返す

オラクル  $O_f$

$f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$



# クエリ計算量

アルゴリズム

$i$  での値  
をクエリ



$f(i)$  を返す

オラクル  $O_f$

$f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$



問題例)  $f(1), \dots, f(N)$  に  
1になるものはあるか?

# クエリ計算量

アルゴリズム

$i$  での値  
をクエリ



$f(i)$  を返す

オラクル  $O_f$

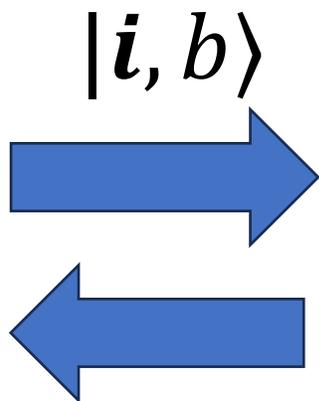
$f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$



オラクルへのクエリ回数を評価

# 量子クエリ計算量

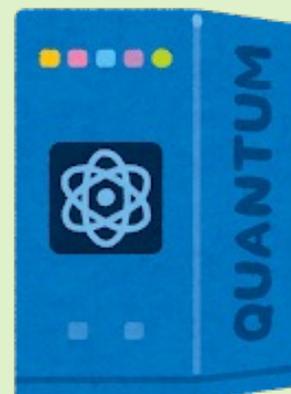
量子アルゴリズム



$|i, b \oplus f(i)\rangle$

量子オラクル  $\mathcal{O}_f$

$f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$



👉 オラクルへのクエリ回数を評価

# 量子クエリ計算量

量子アルゴリズム

$$\sum_i \alpha_i |i, b\rangle$$



$$\sum_i \alpha_i |i, b \oplus f(i)\rangle$$

量子オラクル  $O_f$

$$f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$$



 オラクルへのクエリ回数を評価

# Groverのアルゴリズム

入力：量子オラクルでアクセスする  $f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$

出力：  $f(i) = 1$ なる  $i \in \{1, \dots, N\}$ を一つ

# Groverのアルゴリズム

入力：量子オラクルでアクセスする  $f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$

出力：  $f(i) = 1$  なる  $i \in \{1, \dots, N\}$  を一つ

古典

$\Theta(N)$  クエリは  
誤り確率高々  $1/3$  には必要

# Groverのアルゴリズム

入力：量子オラクルでアクセスする  $f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$

出力：  $f(i) = 1$  なる  $i \in \{1, \dots, N\}$  を一つ

## 古典

$\Theta(N)$  クエリは  
誤り確率高々  $1/3$  には必要

## 量子

$O(\sqrt{N})$  クエリで誤り確率高々  $1/3$   
[Grover '96]

# Groverのアルゴリズム

入力：量子オラクルでアクセスする  $f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$

出力：  $f(i) = 1$  なる  $i \in \{1, \dots, N\}$  を一つ

## 古典

$\Theta(N)$  クエリは  
誤り確率高々  $1/3$  には必要

## 量子

$O(\sqrt{N})$  クエリで誤り確率高々  $1/3$   
[Grover '96]

$\Omega(\sqrt{N})$  クエリは必要  
[Bennett-Bernstein-Brassard-Vazirani '97]

# Groverのアルゴリズム

入力：量子オラクルでアクセスする  $f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$

出力：  $f(i) = 1$  なる  $i \in \{1, \dots, N\}$  を一つ

## 古典

$\Theta(N)$  クエリは  
誤り確率高々  $1/3$  には必要

## 量子

意義①: 量子計算の優位性!

$O(\sqrt{N})$  クエリで誤り確率高々  $1/3$   
[Grover '96]

$\Omega(\sqrt{N})$  クエリは必要  
[Bennett-Bernstein-Brassard-Vazirani '97]

# Groverのアルゴリズム

入力：量子オラクルでアクセスする  $f: \{1, \dots, N\} \rightarrow \{0, 1\}$

出力：  $f(i) = 1$  なる  $i \in \{1, \dots, N\}$  を一つ

## 古典

$\Theta(N)$  クエリは  
誤り確率高々  $1/3$  には必要

## 量子

意義①: 量子計算の優位性!

$O(\sqrt{N})$  クエリで誤り確率高々  $1/3$   
[Grover '96]

意義②: 量子計算の限界!

$\Omega(\sqrt{N})$  クエリは必要  
[Bennett-Bernstein-Brassard-Vazirani '97]

# グラフの問題の量子クエリ計算量

## 隣接行列モデル

量子オラクルで隣接行列  $E_M: \{1, \dots, n\} \times \{1, \dots, n\} \rightarrow \{0, 1\}$  にアクセス

$$E_M(u, v) = 1 \Leftrightarrow (u, v) \in E(G)$$

$n$  = 頂点数

# グラフの問題の量子クエリ計算量

## 隣接行列モデル

量子オラクルで隣接行列  $E_M: \{1, \dots, n\} \times \{1, \dots, n\} \rightarrow \{0, 1\}$  にアクセス

2頂点  $u, v$  の間に辺があるかをクエリ

$n$  = 頂点数

# 先行研究: グラフの問題の量子クエリ計算量

古典では $\Theta(n^2)$ の問題でも…

$n$  = 頂点数

# 先行研究: グラフの問題の量子クエリ計算量

古典では $\Theta(n^2)$ の問題でも…

- $k$ -クリーク:  $\tilde{O}(n^{2-2/k})$  [Magniez-Santha-Szegedy '05]
- 連結性判定:  $\Theta(n^{3/2})$  [Dürr-Heiligman-Høyer-Mhalla '06]
- 平面性判定:  $\Theta(n^{3/2})$  [Ambainis et al. '08]
- 最大マッチング:  $O(n^{7/4})$  [Kimmel-Witter '21],  $\Omega(n^{3/2})$  [Zhang '04]
- 最小カット:  $\Theta(n^{3/2})$  [Apers-Lee '21]

$n$  = 頂点数

# $k$ -頂点被覆問題

入力：グラフ  $G$  と整数  $k$

問題：大きさ  $k$  以下の**頂点被覆**  $S \subseteq V$  が  $G$  に存在するか？

$G$ のどの辺も端点の少なくとも一方は $S$ に属す

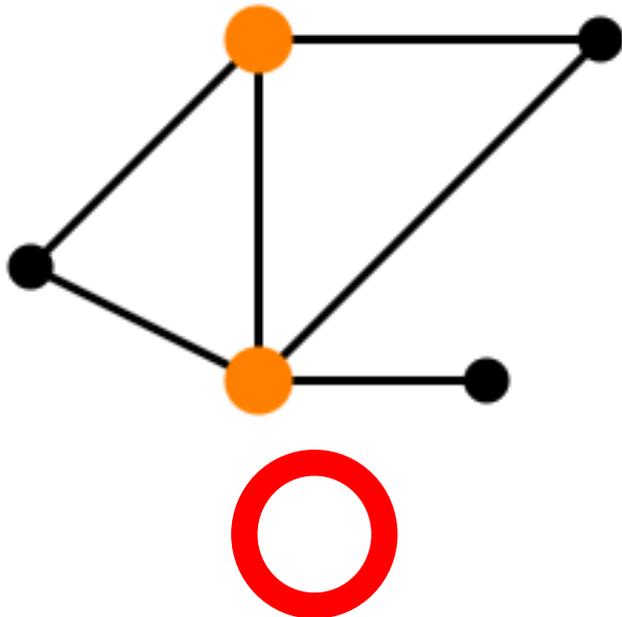
# $k$ -頂点被覆問題

入力：グラフ  $G$  と整数  $k$

問題：大きさ  $k$  以下の**頂点被覆**  $S \subseteq V$  が  $G$  に存在するか？

$G$ のどの辺も端点の少なくとも一方は $S$ に属す

例)



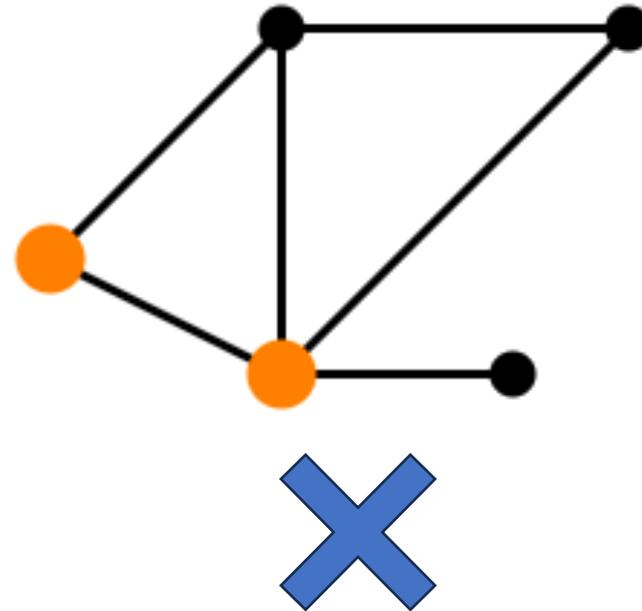
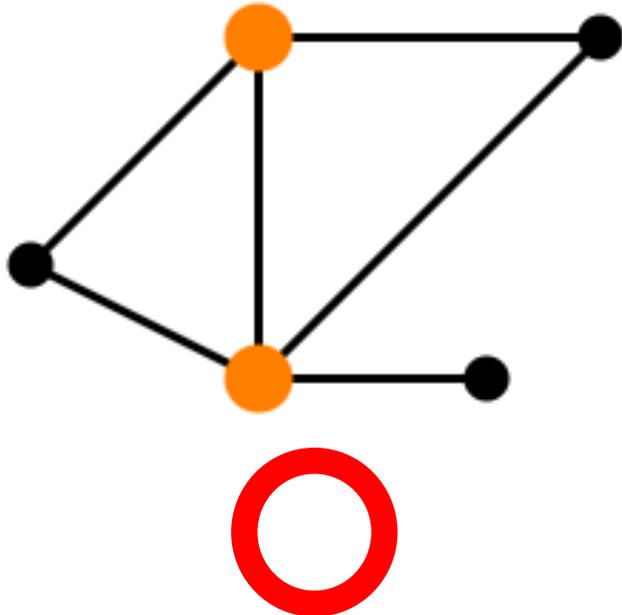
# $k$ -頂点被覆問題

入力：グラフ  $G$  と整数  $k$

問題：大きさ  $k$  以下の**頂点被覆**  $S \subseteq V$  が  $G$  に存在するか？

$G$  のどの辺も端点の少なくとも一方は  $S$  に属す

例)



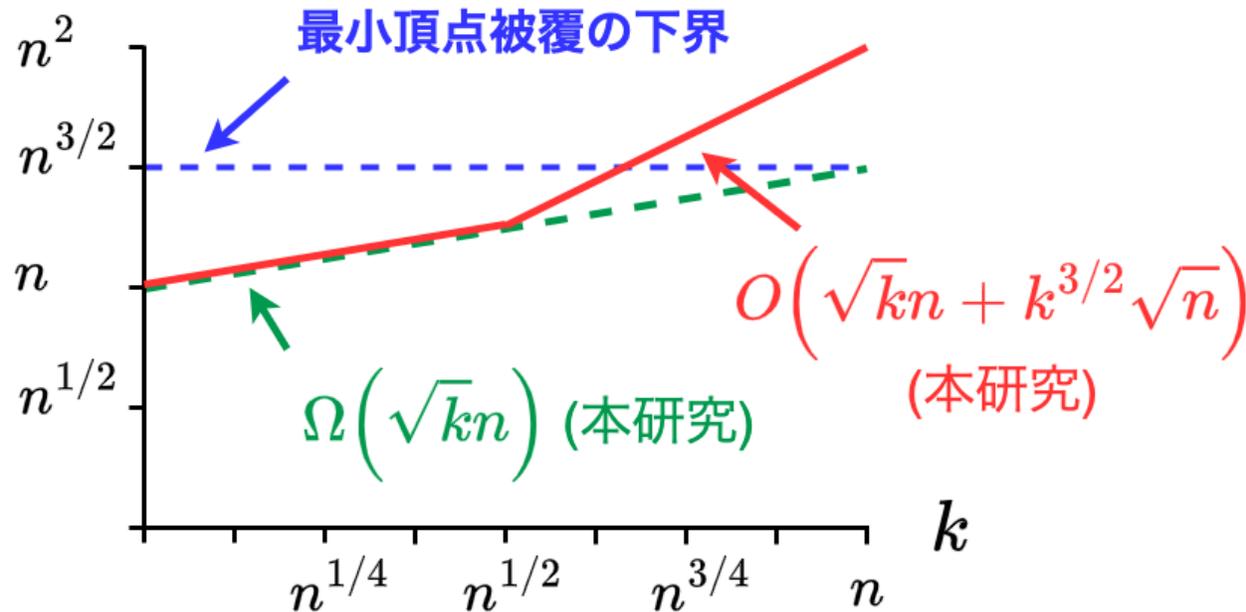
# 主結果①: 頂点被覆問題に対する パラメータ化量子クエリ計算量

## 定理

大きさ  $k$  以下の頂点被覆を持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界:  $O(\sqrt{kn} + k^{3/2}\sqrt{n})$

下界:  $\Omega(\sqrt{kn})$  ( $k \leq (1 - \epsilon)n$  の時)



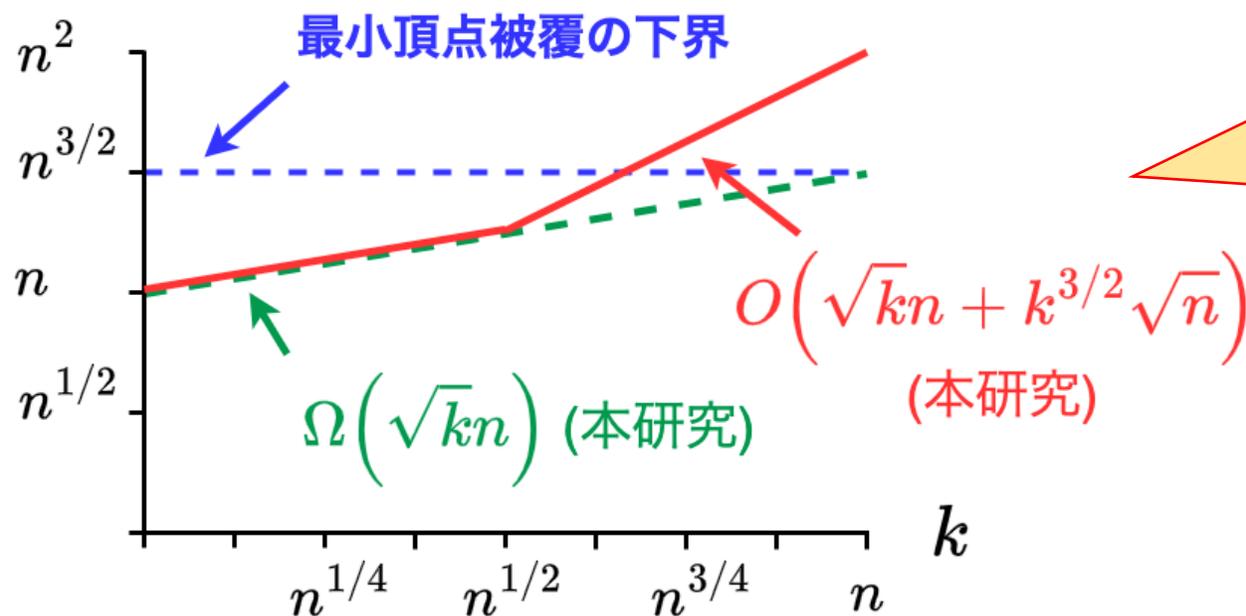
# 主結果①: 頂点被覆問題に対する パラメータ化量子クエリ計算量

## 定理

大きさ  $k$  以下の頂点被覆を持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界:  $O(\sqrt{kn} + k^{3/2}\sqrt{n})$

下界:  $\Omega(\sqrt{kn})$  ( $k \leq (1 - \epsilon)n$  の時)



$k = O(\sqrt{n})$  のとき  
 $\Theta(\sqrt{kn})$  で最適！！

# 主結果①: 頂点被覆問題に対する パラメータ化量子クエリ計算量

## 定理

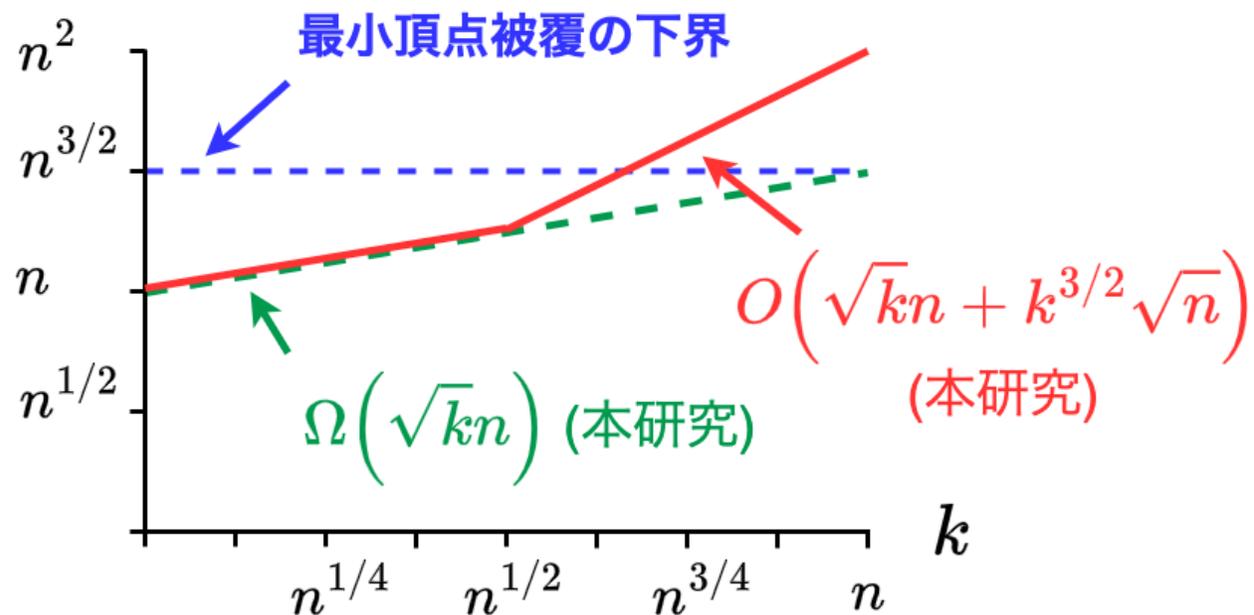
大きさ  $k$  以下の頂点被覆を持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界:  $O(\sqrt{kn} + k^{3/2}\sqrt{n})$

下界:  $\Omega(\sqrt{kn})$  ( $k \leq (1 - \epsilon)n$  の時)

## 意義

- 最小頂点被覆の上界  $O(n^2)$ , 下界  $\Omega(n^{3/2})$  [Zhang '04] をパラメータ化により改善



# 主結果①: 頂点被覆問題に対する パラメータ化量子クエリ計算量

## 定理

大きさ  $k$  以下の頂点被覆を持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界:  $O(\sqrt{kn} + k^{3/2}\sqrt{n})$

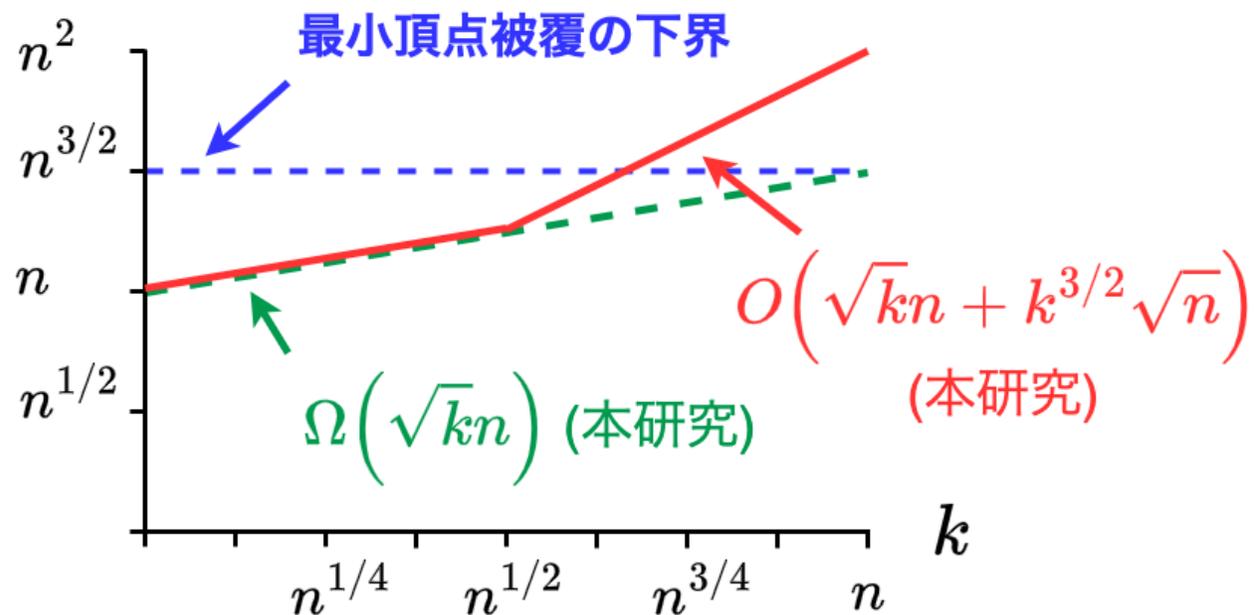
下界:  $\Omega(\sqrt{kn})$  ( $k \leq (1 - \epsilon)n$  の時)

## 意義

- 最小頂点被覆の上界  $O(n^2)$ , 下界  $\Omega(n^{3/2})$  [Zhang '04] をパラメータ化により改善

## 手法

- 量子クエリカーネル化



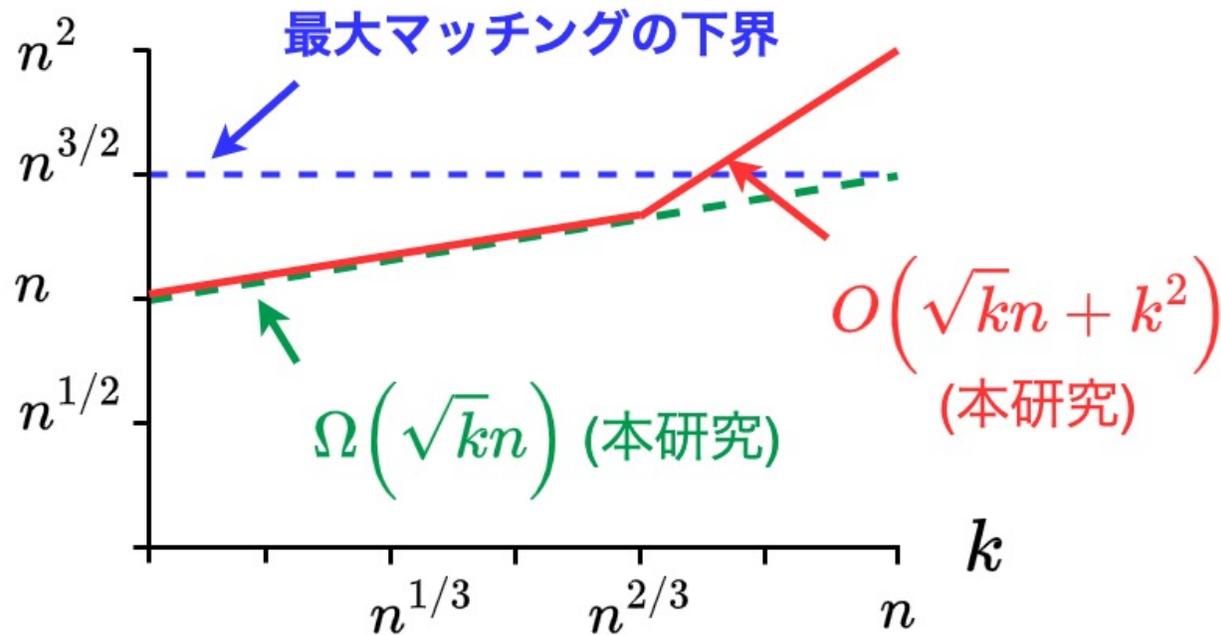
# 主結果②: マッチング問題に対する パラメータ化量子クエリ計算量

## 定理

大きさ  $k$  以上のマッチングを持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界:  $O(\sqrt{kn} + k^2)$

下界:  $\Omega(\sqrt{kn})$



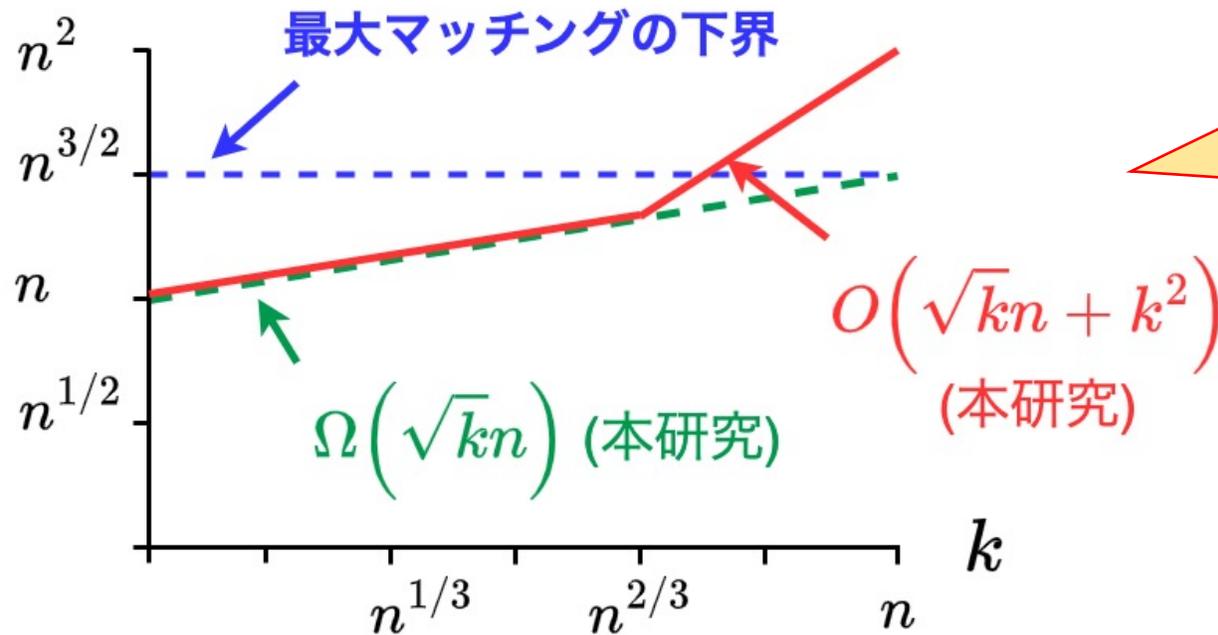
# 主結果②: マッチング問題に対する パラメータ化量子クエリ計算量

## 定理

大きさ  $k$  以上のマッチングを持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界:  $O(\sqrt{kn} + k^2)$

下界:  $\Omega(\sqrt{kn})$



$k = O(n^{2/3})$  のとき  
 $\Theta(\sqrt{kn})$  で最適！！

# 主結果②: マッチング問題に対する パラメータ化量子クエリ計算量

## 定理

大きさ  $k$  以上のマッチングを持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界:  $O(\sqrt{kn} + k^2)$

下界:  $\Omega(\sqrt{kn})$

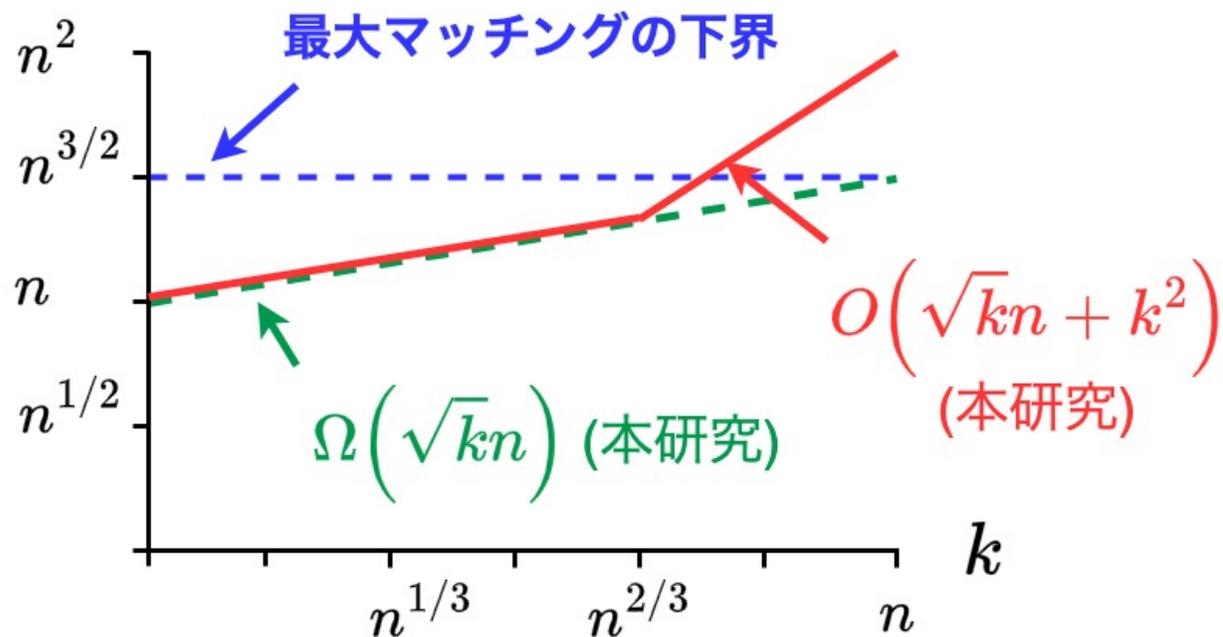
## 意義

- 最大マッチングの上界  $O(n^{7/4})$

[Kimmel-Witter '21],

下界  $\Omega(n^{3/2})$  [Zhang '04] を

パラメータ化により改善



# 主結果②: マッチング問題に対する パラメータ化量子クエリ計算量

## 定理

大きさ  $k$  以上のマッチングを持つかの判定問題の量子クエリ計算量

上界:  $O(\sqrt{kn} + k^2)$

下界:  $\Omega(\sqrt{kn})$

## 意義

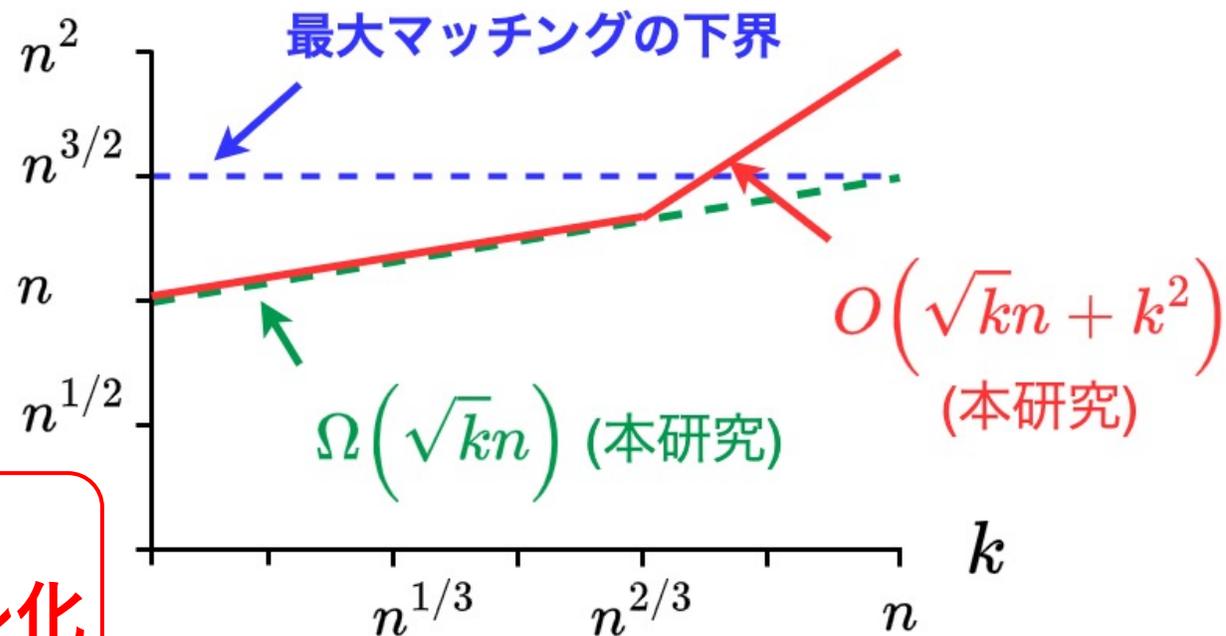
- 最大マッチングの上界  $O(n^{7/4})$

[Kimmel-Witter '21],

下界  $\Omega(n^{3/2})$  [Zhang '04] を  
パラメータ化により改善

## 手法

- 増加路探索 + 量子クエリカーネル化



# カーネル化 (kernelization)

入力：インスタンス  $(G, k)$

出力：別の**等価で小さな**インスタンス  $(G', k')$

# カーネル化 (kernelization)

入力：インスタンス  $(G, k)$

出力：別の**等価で小さな**インスタンス  $(G', k')$

- $(G, k)$ がYesインスタンス  $\Leftrightarrow (G', k')$ がYesインスタンス

# カーネル化 (kernelization)

入力：インスタンス  $(G, k)$

出力：別の等価で小さなインスタンス  $(G', k')$

- $(G, k)$ がYesインスタンス  $\Leftrightarrow (G', k')$ がYesインスタンス
- $G'$ のサイズ  $\leq f(k)$
- $k' \leq g(k)$

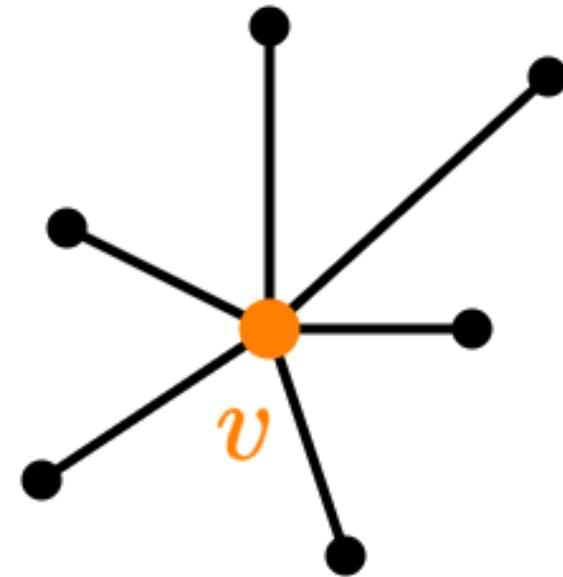
# Buss-Goldsmithによる $k$ -頂点被覆のカーネル化

Rule 1. 孤立点  $v$  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k)$

# Buss-Goldsmithによる $k$ -頂点被覆のカーネル化

Rule 1. 孤立点  $v$  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k)$

Rule 2. **次数  $k + 1$  以上の頂点  $v$**  がある時、

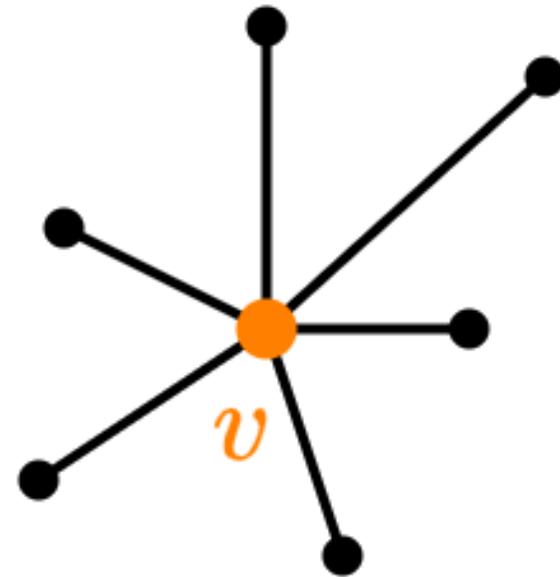


# Buss-Goldsmithによる $k$ -頂点被覆のカーネル化

Rule 1. 孤立点  $v$  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k)$

Rule 2. **次数  $k + 1$  以上の頂点  $v$  がある時、**

**$v$ を選ばなければ、  
 $v$ と接続する頂点を全て  
選ばないといけない**

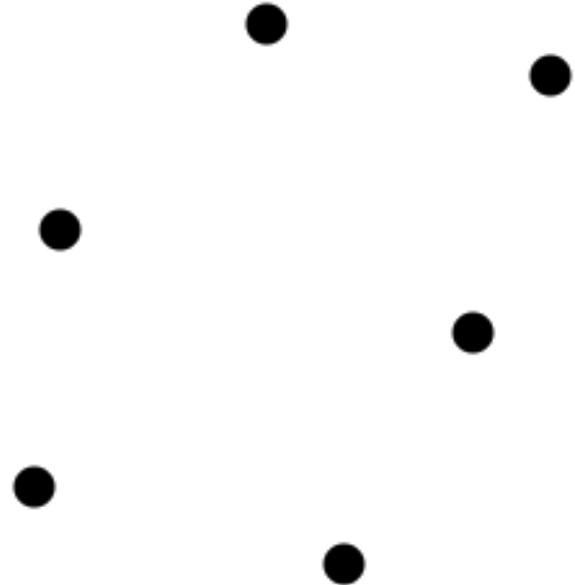


# Buss-Goldsmithによる $k$ -頂点被覆のカーネル化

Rule 1. 孤立点  $v$  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k)$

Rule 2. **次数  $k + 1$  以上の頂点  $v$  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k - 1)$**

$v$ を選ばなければ、  
 $v$ と接続する頂点を全て  
選ばないといけない



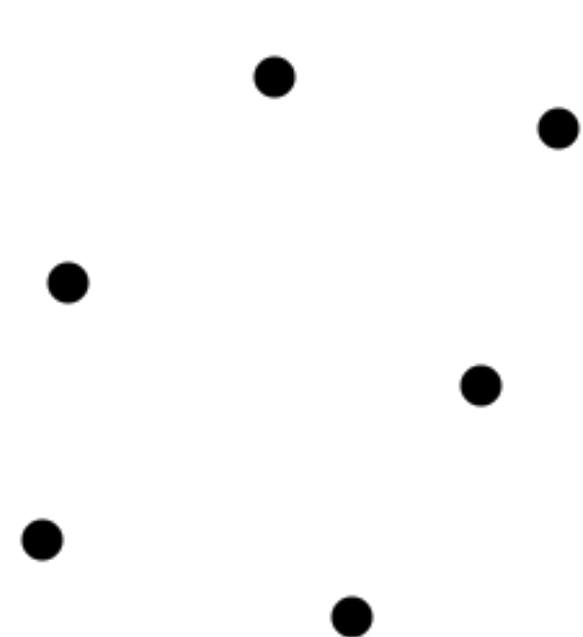
# Buss-Goldsmithによる $k$ -頂点被覆のカーネル化

Rule 1. 孤立点  $v$  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k)$

Rule 2. **次数  $k + 1$  以上の頂点  $v$**  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k - 1)$

**$v$ を選ばなければ、  
 $v$ と接続する頂点を全て  
選ばないといけない**

**事実: Rule1, 2の適用後  $G$  の辺の本数が  
 $k^2$ 本より多いならNoインスタンス**



# 新しいアプローチ: 量子クエリカーネル化

入力: **量子オラクルでアクセスする** インスタンス  $(G, k)$

# 新しいアプローチ: 量子クエリカーネル化

入力: **量子オラクル**でアクセスするインスタンス  $(G, k)$

出力: **ビット列として**別の等価なインスタンス  $(G', k')$ を得る

# 新しいアプローチ: 量子クエリカーネル化

入力: 量子オラクルでアクセスするインスタンス  $(G, k)$

出力: ビット列として別の**等価な**インスタンス  $(G', k')$ を得る

- $(G, k)$ がYesインスタンス  $\Leftrightarrow (G', k')$ がYesインスタンス

# 新しいアプローチ: 量子クエリカーネル化

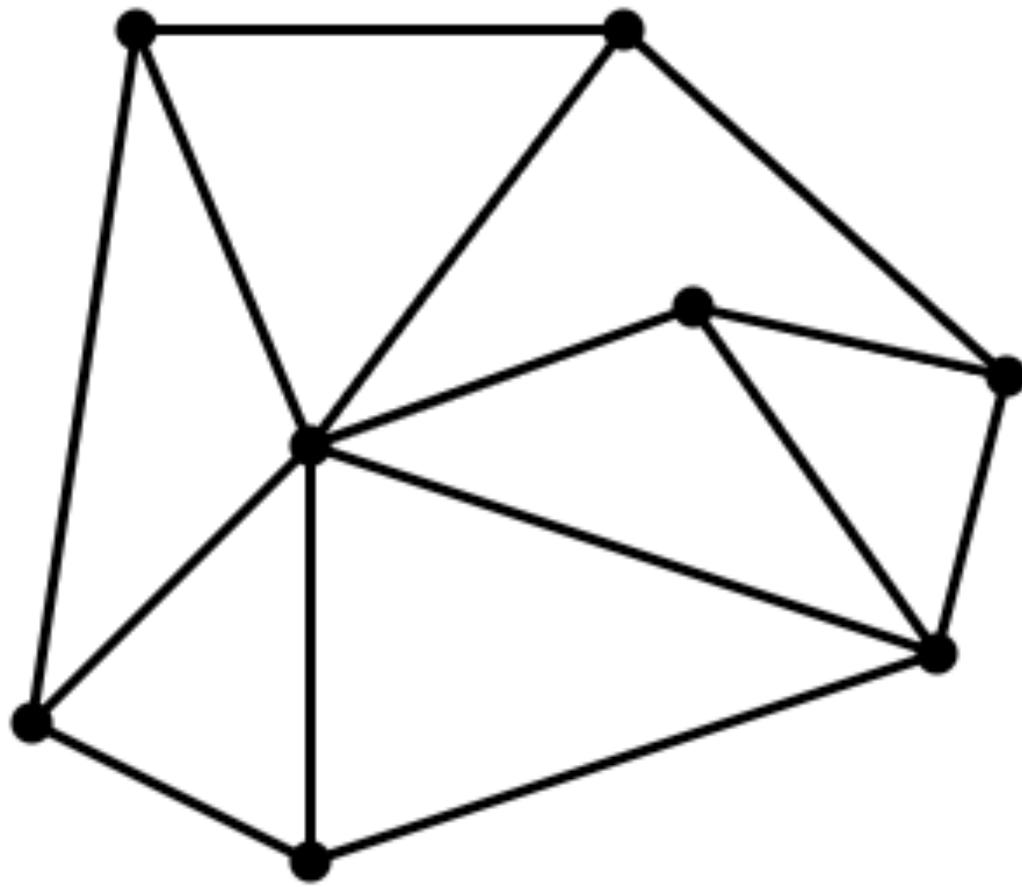
入力: 量子オラクルでアクセスするインスタンス  $(G, k)$

出力: ビット列として別の等価なインスタンス  $(G', k')$  を得る

- $(G, k)$  が Yes インスタンス  $\Leftrightarrow (G', k')$  が Yes インスタンス

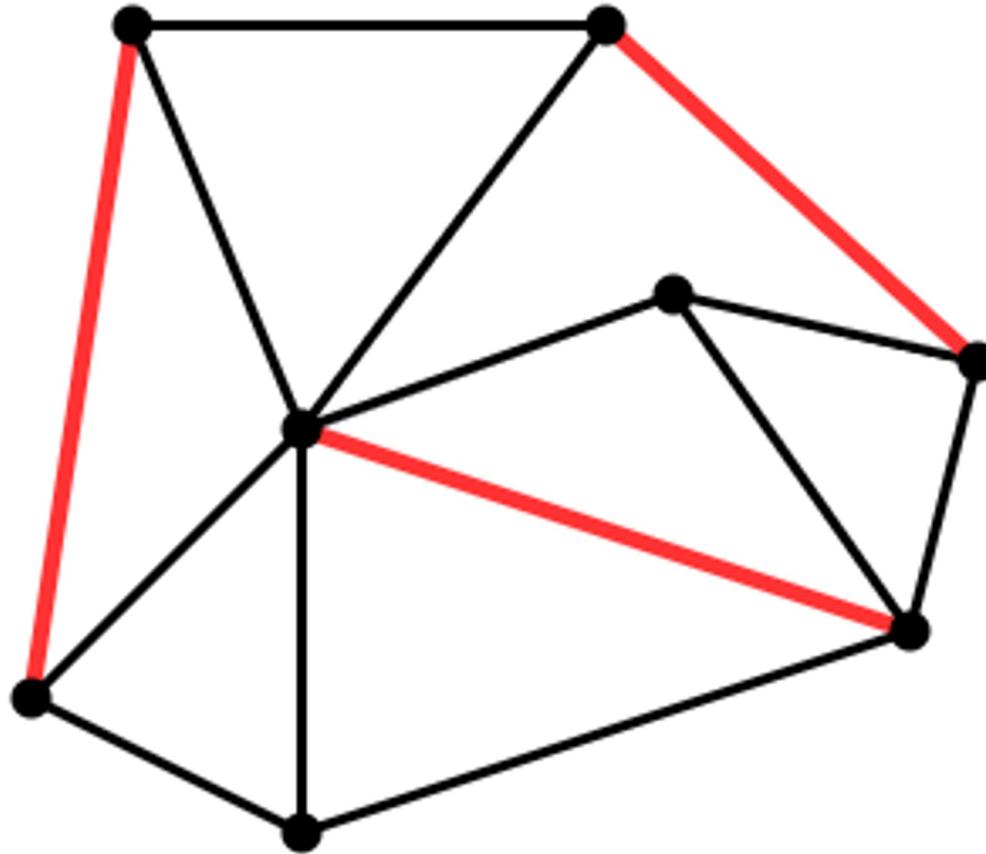
 量子クエリカーネル化後は、 $(G', k')$  に  
古典のアルゴリズムを適用するだけ!

$k$ -頂点被覆問題に対する  
量子に適した(古典の)カーネル化



# $k$ -頂点被覆問題に対する 量子に適した(古典の)カーネル化

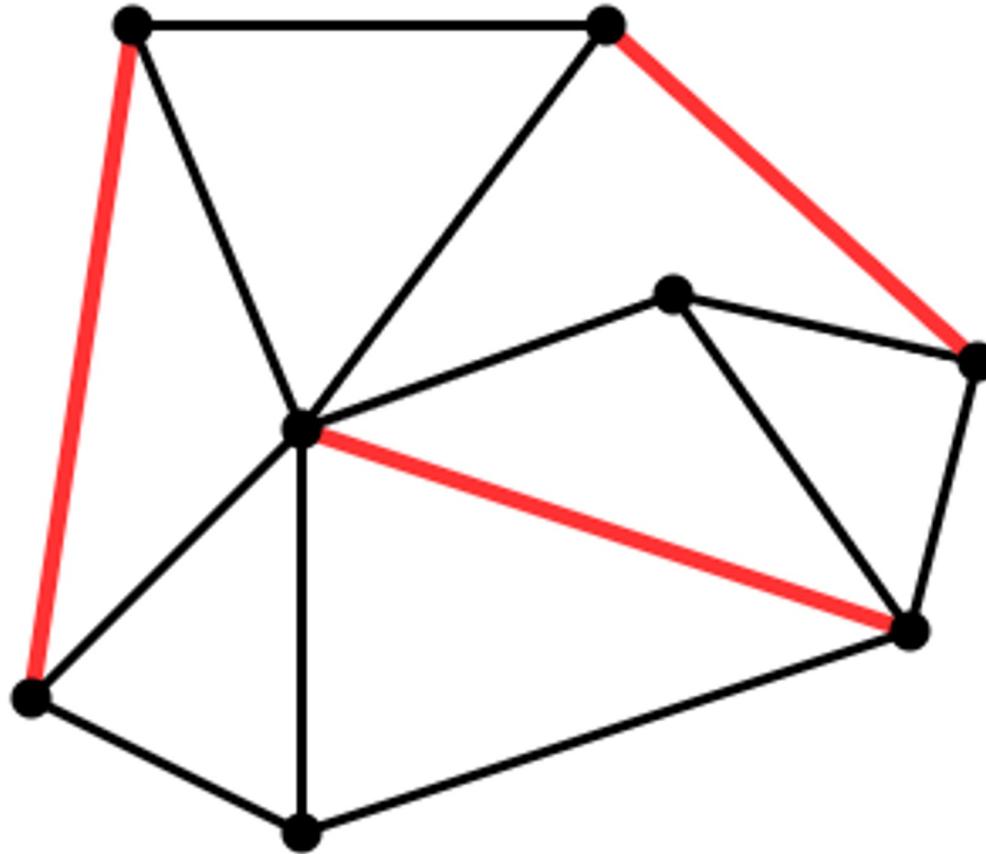
Step1 極大マッチング $M$ を見つける



# $k$ -頂点被覆問題に対する 量子に適した(古典の)カーネル化

Step1 極大マッチング $M$ を見つける

if  $|M| > k$ : then Noインスタンス

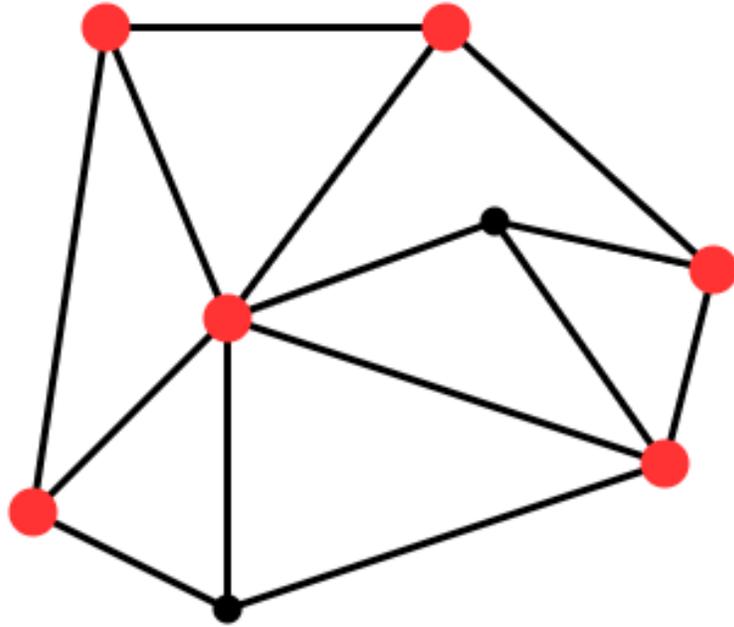


# $k$ -頂点被覆問題に対する 量子に適した(古典の)カーネル化

Step1 極大マッチング $M$ を見つける  
if  $|M| > k$ : then Noインスタンス

Step2  **$M$ に属す辺の各端点 $v$ のみ**に対して、**Rule 2**を適用

Rule 2 **次数  $k + 1$  以上の頂点  $v$** がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k - 1)$

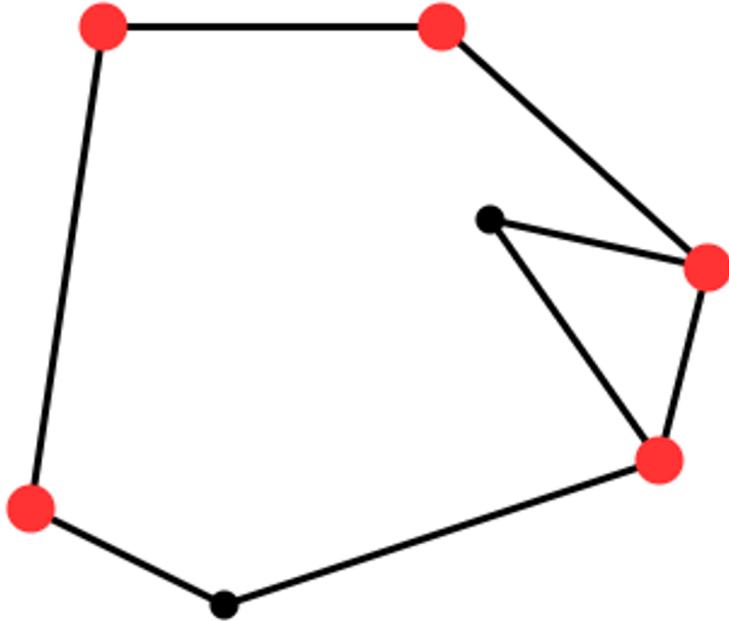


# $k$ -頂点被覆問題に対する 量子に適した(古典の)カーネル化

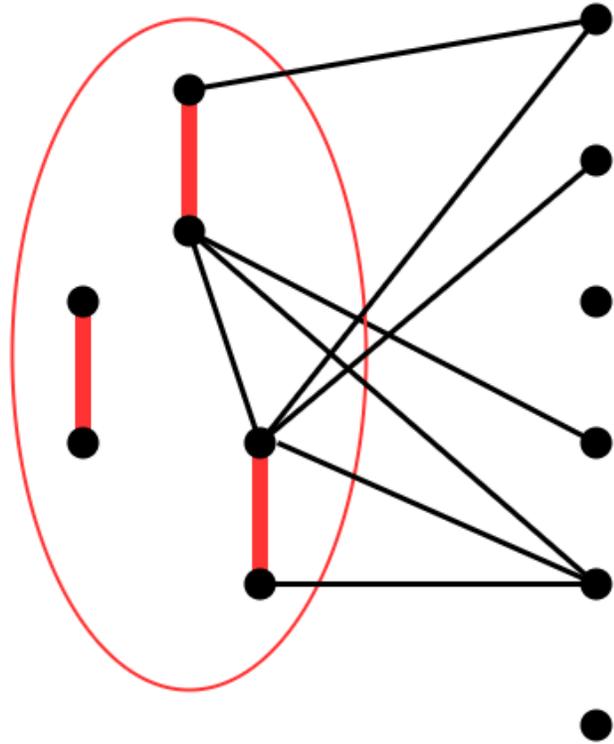
Step1 極大マッチング $M$ を見つける  
if  $|M| > k$ : then Noインスタンス

Step2  **$M$ に属す辺の各端点 $v$ のみ**に対して、**Rule 2**を適用

Rule 2 次数  $k + 1$  以上の頂点  $v$  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k - 1)$

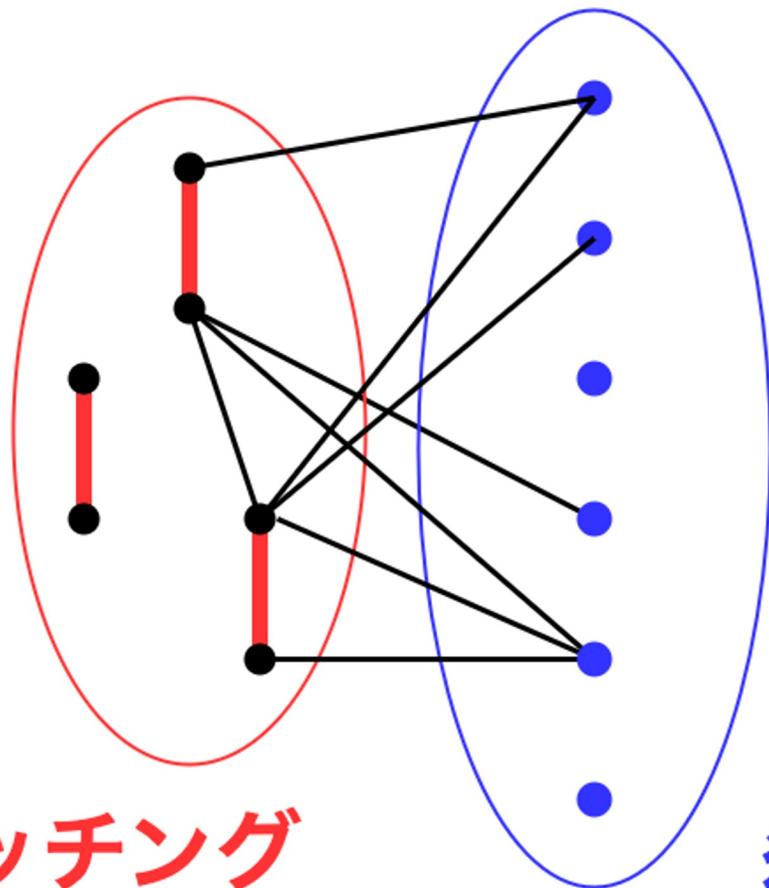


# 重要な観察: 極大マッチングの構造



**極大マッチング**

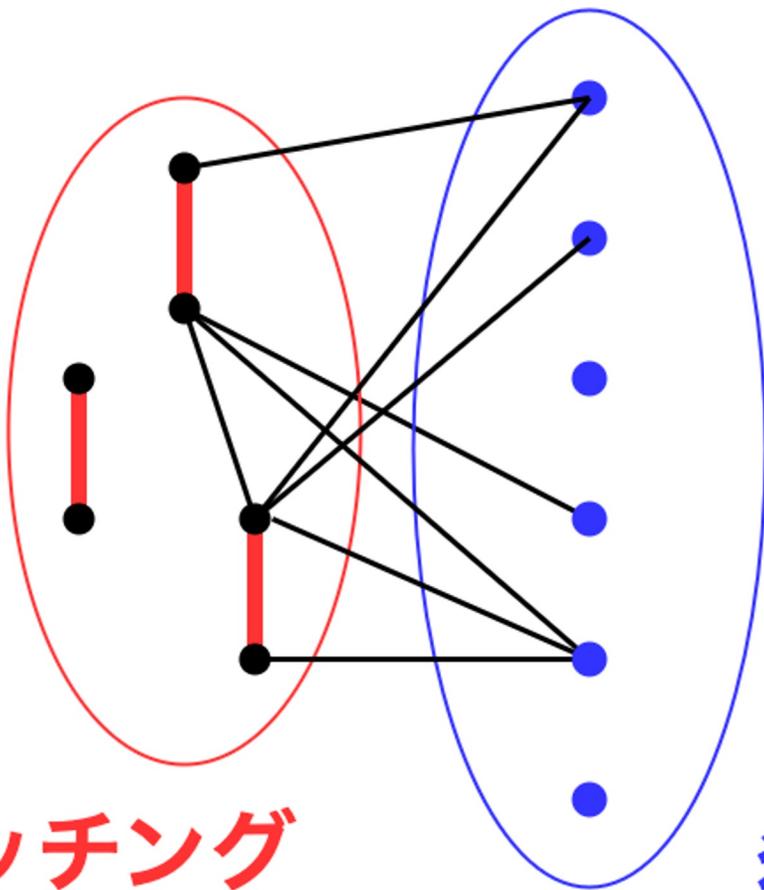
# 重要な観察: 極大マッチングの構造



極大マッチング

独立集合

# 重要な観察: 極大マッチングの構造



極大マッチング

独立集合



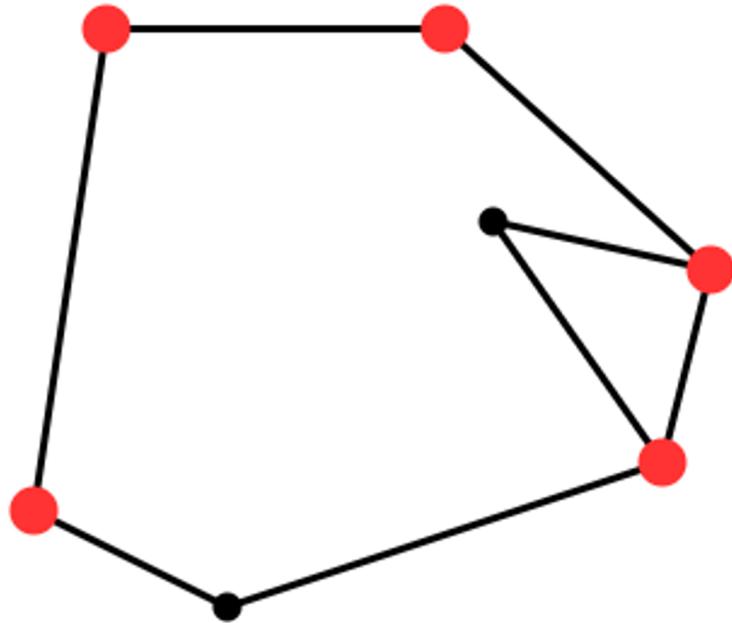
すべての辺は、極大マッチングの端点を端点としてもつ！

# $k$ -頂点被覆問題に対する 量子に適した(古典の)カーネル化

Step1 極大マッチング $M$ を見つける  
if  $|M| > k$ : then Noインスタンス

Step2  $M$ に属す辺の各端点 $v$ のみに対して、**Rule 2**を適用

Rule 2 次数  $k + 1$  以上の頂点  $v$  がある時、 $(G, k) \rightarrow (G - v, k - 1)$



**補題:**  
**Step1, 2の後、**  
 **$G$ の辺の本数は $2k^2$ 本以下**

# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化



クエリしないと、グラフについて  
何も分からない…

# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

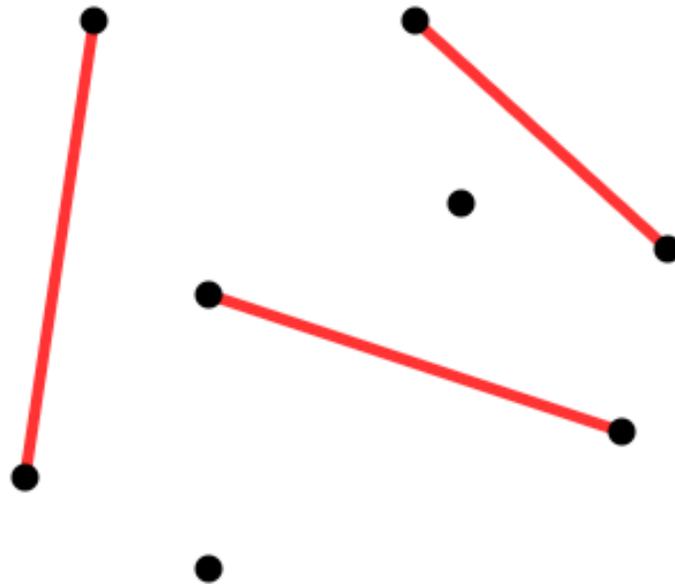
サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1

or

を見つける

サイズ  $k$  以下の極大マッチング



補題: Step1は  $O(\sqrt{kn})$  クエリでできる

# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

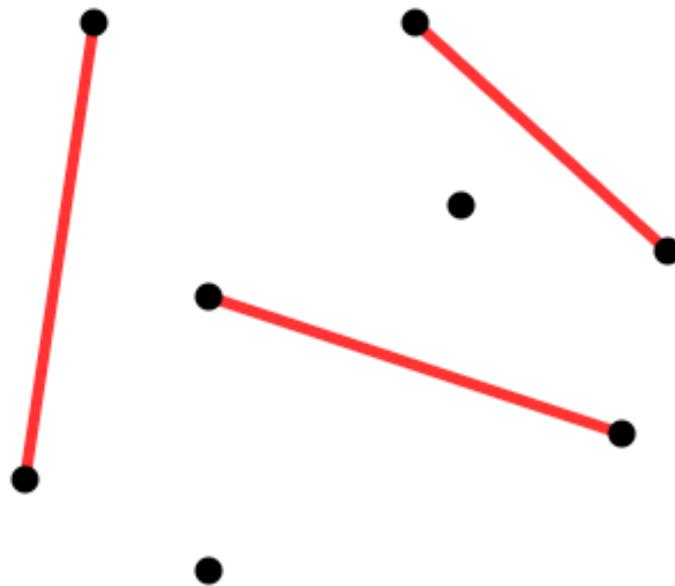
サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1

or

を見つける

サイズ  $k$  以下の極大マッチング



補題: Step1は  $O(\sqrt{kn})$  クエリでできる

# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

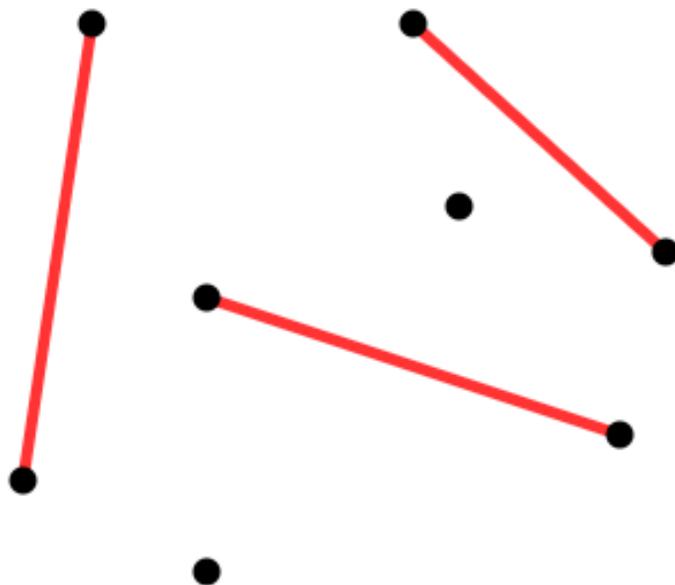
サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1

or

サイズ  $k$  以下の極大マッ

Noインスタンス



補題: Step1は  $O(\sqrt{kn})$  クエリでできる

# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

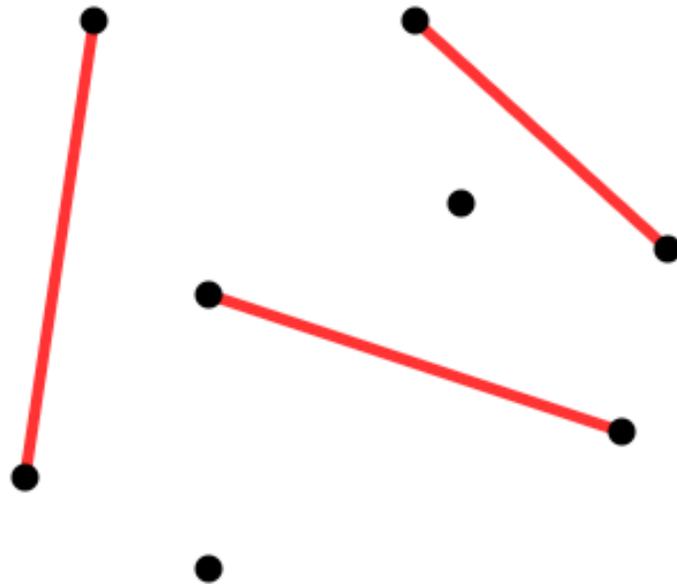
サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1

or

を見つける

**サイズ  $k$  以下の極大マッチング  $M$**



補題: Step1は  $O(\sqrt{kn})$  クエリでできる

# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1 or をみつける

サイズ  $k$  以下の極大マッチング  $M$

Step2  $M$ に属す辺の各端点 $v$ のみに対して、



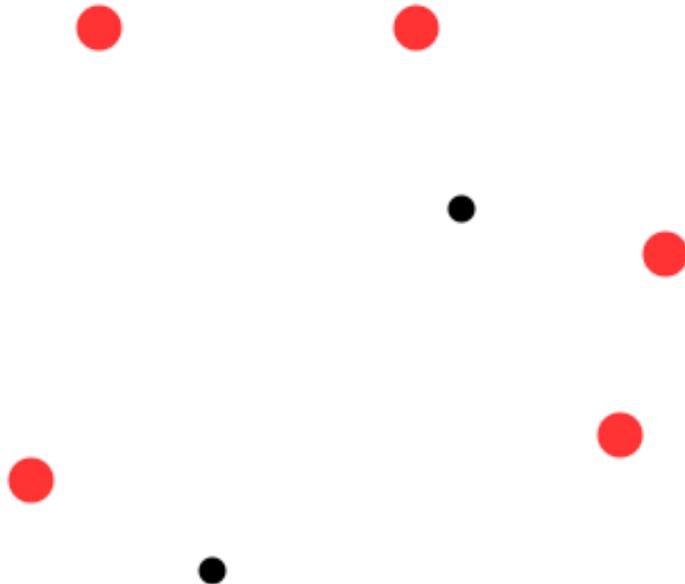
# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1                      or                      をみつける

サイズ  $k$  以下の極大マッチング  $M$

Step2     $M$ に属す辺の各端点  $v$ のみに対して、  
    **if  $v$ の次数  $> k$ : then  $v$ を削除,  $k \leftarrow k - 1$**   
    else:  $v$ と接続する辺を全てみつける



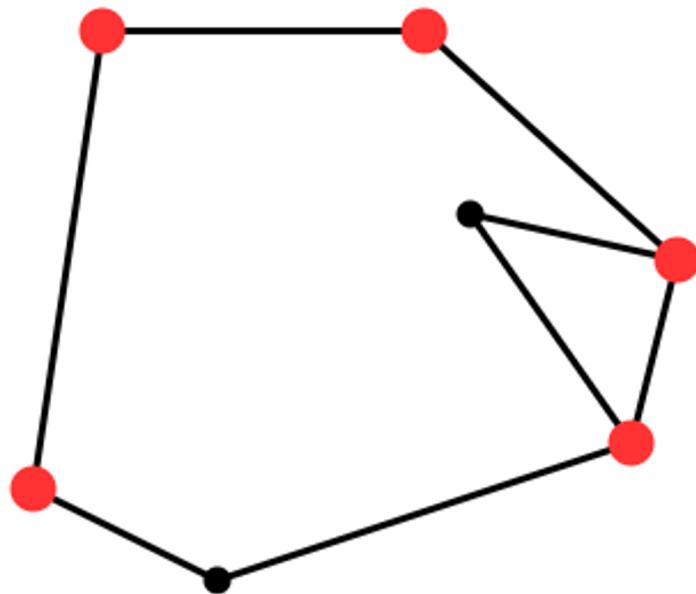
# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1 or をみつける

サイズ  $k$  以下の極大マッチング  $M$

Step2  $M$ に属す辺の各端点  $v$ のみに対して、  
if  $v$ の次数  $> k$ : then  $v$ を削除,  $k \leftarrow k - 1$   
else:  $v$ と接続する辺を全てみつける



# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1

or

を見つける

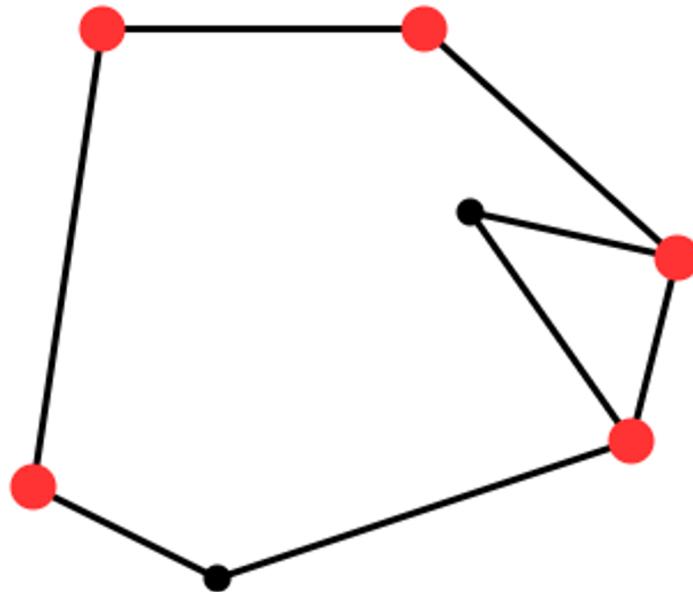
サイズ  $k$  以下の極大マッチング  $M$

Step2

$M$ に属す辺の各端点  $v$ のみに対して、

if  $v$ の次数  $> k$ : then  $v$ を削除,  $k \leftarrow k - 1$

else:  $v$ と接続する辺を全てみつける



古典のカーネル化と同じ  
カーネルを得た！

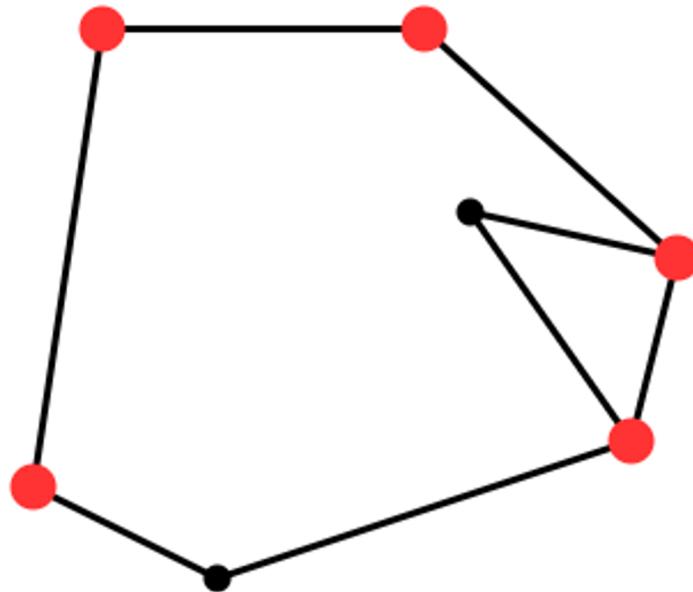
# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

サイズ  $k + 1$  以上のマッチング

Step1                      or                      をみつける

サイズ  $k$  以下の極大マッチング  $M$

Step2     $M$ に属す辺の各端点  $v$ のみに対して、  
if  $v$ の次数  $> k$ : then  $v$ を削除  
else:  $v$ と接続する辺を全てみつける



補題:

Step2は  $O(k^{3/2}\sqrt{n})$  クエリ  
でできる

# $k$ -頂点被覆問題に対する量子クエリカーネル化

サイズ  $k+1$  以上のマッチング

Step1

or

をみつける ←  $O(\sqrt{kn})$  クエリ

サイズ  $k$  以下の極大マッチング  $M$

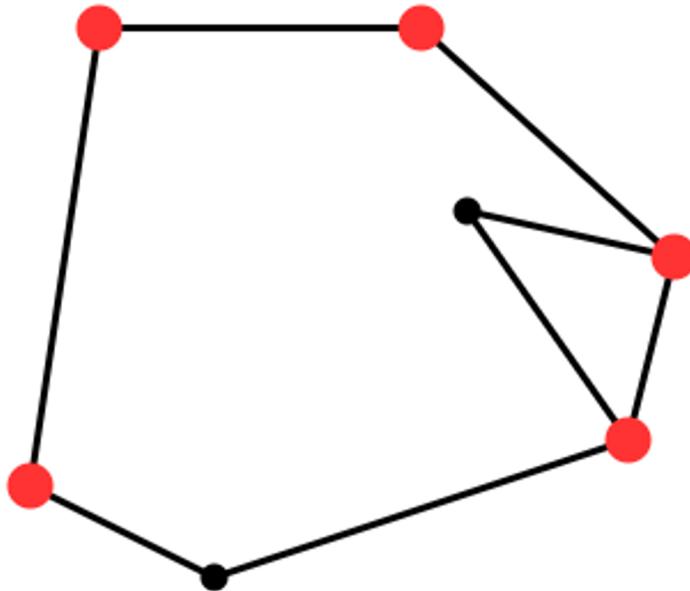
Step2

$M$ に属す辺の各端点  $v$ のみに対して、

if  $v$ の次数  $> k$ : then  $v$ を削除

else:  $v$ と接続する辺を全てみつける

←  $O(k^{3/2}\sqrt{n})$  クエリ



# 結論

- 頂点被覆問題とマッチング問題に対して、  
パラメータ $k$ が小さい時に最適な、量子クエリ計算量を導出

## 量子クエリカーネル化

👉 **カーネル化**という古典アルゴリズムの考え方が、  
量子クエリ計算量に役に立つ！

# 結論

- 頂点被覆問題とマッチング問題に対して、  
パラメータ $k$ が小さい時に最適な、量子クエリ計算量を導出

## 量子クエリカーネル化

👉 **カーネル化**という古典アルゴリズムの考え方が、  
量子クエリ計算量に役に立つ！

Q. 本結果は $k$ が大きい時に改善できるか？

Q. 量子クエリカーネル化は他の問題にも適用できるか？