### 科学计算中的量子算法: 线性方程组的量子算法 1

### 安冬

北京大学北京国际数学研究中心(BICMR)

andong@bicmr.pku.edu.cn

24-25 学年第 2 学期

## 大纲

- ► HHL 算法
- ▶ 推广 HHL 算法

## 量子线性方程组问题

**经典**:  $\Diamond$  A 是一个 N 乘 N 的厄米矩阵, b 是一个 N 维向量, 求

$$x = A^{-1}b$$

▶ 非厄米情况: 考虑  $\begin{pmatrix} 0 & A \\ A^{\dagger} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ x \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b \\ 0 \end{pmatrix}$ 

量子:制备一个量子态,以不超过  $\epsilon$ 的误差逼近

$$|x\rangle = \frac{A^{-1}|b\rangle}{\|A^{-1}|b\rangle\|}$$

▶ 假设 ||A|| = 1, 并且我们已知 A 的 (1, a, 0)-block-encoding 和 b 的态制备 oracle

**参数:** 维数 N, 误差  $\epsilon$ , 条件数  $\kappa = ||A|| ||A^{-1}||$ 

## Harrow-Hassidim-Lloyd (HHL)<sup>1</sup>

HHL: 首个量子线性方程组算法

核心思路: 记 A 的特征值和特征向量为  $(\lambda_j,|v_j\rangle)$ , 右端项  $|b\rangle=\sum_{j=0}^{N-1}\beta_j|v_j\rangle$ 

$$A^{-1} \ket{b} = \left( \sum_{j=0}^{N-1} \lambda_j^{-1} \ket{v_j} \bra{v_j} \right) \left( \sum_{j=0}^{N-1} \beta_j \ket{v_j} \right) = \sum_{j=0}^{N-1} \frac{\beta_j}{\lambda_j} \ket{v_j}$$

#### 核心步骤:

- ▶ "并行" 计算  $\lambda_j$  的信息
- ightharpoonup "并行"在  $|v_j\rangle$  前乘以  $\lambda_j^{-1}$

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Harrow-Hassidim-Lloyd [arXiv:0811.3171]

#### HHL

#### 核心步骤:

- ▶ "并行" 计算  $\lambda_i$  的信息
- ▶ "并行"在  $|v_j\rangle$  前乘以  $\lambda_i^{-1}$

#### 子程序:

- ▶ 哈密顿量模拟: U = e<sup>iA</sup>
- ▶ 量子相位估计 (QPE):

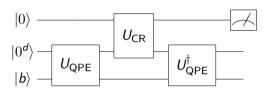
$$U_{\mathsf{QPE}}\ket{0}\ket{v_j} = \ket{\lambda_j}\ket{v_j}$$

(暂时假设 A 的特征值有 d 位二进制表示)

▶ 控制旋转:

$$U_{\mathsf{CR}} \ket{0} \ket{\theta} = \left( \frac{\mathsf{C}}{\theta} \ket{0} + \sqrt{1 - |\mathsf{C}/\theta|^2} \ket{1} \right) \ket{\theta}$$

## HHL 算法



▶ 测量前输出:

$$C|0\rangle |0^d\rangle A^{-1}|b\rangle + |\perp\rangle$$

ightharpoonup  $C \sim 1/\kappa$ 

### HHL 误差分析

误差来源:哈密顿量模拟,QPE

$$egin{aligned} U_{\mathsf{QPE}} \ket{0}\ket{v_j} &= \ket{\widetilde{\lambda}_j}\ket{v_j}, & \ket{\widetilde{\lambda}_j} - \lambda_j \ket{\leq \epsilon'} \ket{\lambda_j} \ U_{\mathsf{HHL}} \ket{0}\ket{b} &= \ket{0}\sum rac{Ceta_j}{\widetilde{\lambda}_i}\ket{v_j} + \ket{\perp} \end{aligned}$$

记 
$$\widetilde{\mathbf{x}}\coloneqq\sumrac{Ceta_j}{\widetilde{\lambda}_i}\ket{v_j},\mathbf{x}\coloneqq\sumrac{Ceta_j}{\lambda_i}\ket{v_j}=\mathit{CA}^{-1}\ket{b}$$
,并记误差  $\widetilde{\lambda}_j=\lambda_j(1+e_j)$ ,

$$\|\widetilde{x} - x\| = C \left\| \sum \beta_j \left( \frac{1}{\widetilde{\lambda}_j} - \frac{1}{\lambda_j} \right) |v_j\rangle \right\| = C \left\| \sum \frac{\beta_j}{\lambda_j} \frac{-e_j}{1 + e_j} |v_j\rangle \right\| \le 2\epsilon' \|x\|$$

$$\| |\widetilde{x}\rangle - |x\rangle \| \le \frac{2\|\widetilde{x} - x\|}{\|x\|} \le 4\epsilon'$$

可以取  $\epsilon' \epsilon/4$ ,但注意  $\epsilon'$  是 QPE 中的相对误差,因此绝对误差可以取为  $\mathcal{O}(\epsilon/\kappa)$ 

### HHL 复杂度分析

单次 HHL 运算: 需要 QPE 达到  $\mathcal{O}(\epsilon/\kappa)$  的精度

▶ QPE 中关于  $U = e^{iA}$  的访问复杂度:  $\mathcal{O}(\kappa/\epsilon)$ 

▶ 总的关于 A 的访问复杂度:  $\mathcal{O}((\kappa/\epsilon)\log(\kappa/\epsilon)) = \widetilde{\mathcal{O}}(\kappa/\epsilon)$ 

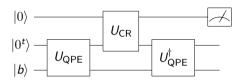
重复次数: 注意到  $U_{HHL} |0\rangle |b\rangle = |0\rangle ||\widetilde{x}|| |\widetilde{x}\rangle + |\bot\rangle$ ,

$$p_0 = \|\widetilde{\mathbf{x}}\|^2 \ge (\|\mathbf{x}\| - \|\widetilde{\mathbf{x}} - \mathbf{x}\|)^2 \ge \|\mathbf{x}\|^2 (1 - 2\epsilon')^2 \ge \frac{1}{4} C^2 \|\mathbf{A}^{-1} \|\mathbf{b}\|^2 \sim \frac{\|\mathbf{A}^{-1} \|\mathbf{b}\|^2}{\kappa^2} \ge \frac{1}{\kappa^2}$$

#### 总复杂度:

	A 的访问复杂度	b⟩ 的访问复杂度	线路深度
无振幅放大	$\widetilde{\mathcal{O}}(\kappa^3/\epsilon)$	$\mathcal{O}(\kappa^2)$	$\widetilde{\mathcal{O}}(\kappa/\epsilon)$
有振幅放大	$\widetilde{\mathcal{O}}(\kappa^2/\epsilon)$	$\mathcal{O}(\kappa)$	$\widetilde{\mathcal{O}}(\kappa^2/\epsilon)$

### HHL 小结



## 总访问复杂度: $\widetilde{\mathcal{O}}(\kappa^2/\epsilon)$

- ightharpoonup 实际复杂度与具体问题有关:  $\widetilde{\mathcal{O}}(\kappa^2/(\epsilon\|\mathbf{A}^{-1}\|\mathbf{b}\|))$
- ▶ 与经典算法的比较:多项式级别更差的  $\kappa$  依赖,指数级别更差的  $\epsilon$  依赖,或许指数级别更好的 N 的依赖(取决于输入模型的构造)
- ▶ 输出仍为量子态
- ▶ 下界: 关于 A 为  $\Omega(\kappa \log(1/\epsilon))$ , 关于  $|b\rangle$  为  $\Omega(\kappa)$
- ▶ 通过修改控制旋转,可以求广义逆的问题

## 厄米矩阵的矩阵值函数

令  $f(x):[-1,1]\mapsto[-1,1]$ , A 为一个厄米矩阵且具有谱分解  $A=V\Lambda V^{\dagger}$ ,其中 V 是特征向量基,  $\Lambda=\mathrm{diag}\{\lambda_0,\cdots,\lambda_{N-1}\}$  包含特征值

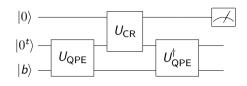
矩阵函数: 通过特征值变换来定义

$$f(A) := Vf(\Lambda) V^{\dagger}$$

- ▶ 与矩阵多项式的线性代数定义相一致
- ▶ 线性方程组: f(x) = C/x,  $|x| \in [1/\kappa, 1]$

目标: 制备一个量子态,以不超过  $\epsilon$  的误差逼近  $f(A)|b\rangle/||f(A)|b\rangle||$ 

## 推广 HHL 算法



### 控制旋转修改为:

$$U_{\mathsf{CR}} \ket{0} \ket{\theta} = \left( f(\theta) \ket{0} + \sqrt{1 - |f(\theta)|^2} \ket{1} \right) \ket{\theta}$$

线路输出(测量前):

$$|0\rangle |0^{d}\rangle f(A) |b\rangle + |\bot\rangle$$

复杂度: 取决于具体的 f, 但关于  $\epsilon$  仍为  $\mathcal{O}(1/\epsilon)$  (原因: QPE)

# 阅读

### 阅读:

LL: Chapter 4.3