

科学计算中的量子算法：线性微分方程的量子算法 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

- ▶ 基于线性方程组的算法

量子线性微分方程问题

$$\begin{aligned}\frac{du(t)}{dt} &= Au(t) + b, \quad t \in [0, T], \\ u(0) &= |u_0\rangle\end{aligned}$$

输入： N 维方阵 A 的一个 $(\alpha, a, 0)$ -block-encoding, N 维向量 b 的一个态制备 oracle

稳定性假设：

- ▶ A 的特征值的实部非正
- ▶ A 的实部的特征值非正

目标： 制备一个量子态近似 $|u(T)\rangle = u(T)/\|u(T)\|$

参数： 维数 N , 误差 ϵ , 时间 T

尝试: time-marching/time-stepping

考虑对于齐次方程的向前 Euler:

$$\frac{u_{k+1} - u_k}{h} = Au_k$$

- ▶ 时间步数 M , 时间步长 $h = T/M$, $u_k \approx u(kh)$

$$u_{k+1} = (I + hA)u_k, \quad u_M = (I + hA)^M u_0$$

问题: $(I + hA)$ 的 block-encoding factor (如果用 LCU) 至少是 $1 + h$, 每步都会有概率失败, 最终成功概率是指数小的

- ▶ 在哈密顿量模拟中遇到过类似的问题, 当时的解决方案是 OAA, 但 OAA 要求 e^{Ah} 是酉变换, 一般 ODE 无法满足

基于线性方程组的算法

$$\begin{aligned}\frac{du(t)}{dt} &= Au(t) + b, \quad t \in [0, T], \\ u(0) &= |u_0\rangle\end{aligned}$$

思路:

1. 时间离散, 转化为扩大的线性方程组问题
2. 应用量子线性方程组算法
3. 后处理

量子向前 Euler 法

$$\frac{u_{k+1} - u_k}{h} = Au_k + b$$

- ▶ 时间步数 M , 时间步长 $h = T/M$, $u_k \approx u(kh)$

线性方程组:

$$\begin{pmatrix} I & & & & & \\ -(I+hA) & I & & & & \\ & -(I+hA) & I & & & \\ & & \ddots & \ddots & & \\ & & & -(I+hA) & I & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_0 \\ u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_M \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_0 \\ hb \\ hb \\ \vdots \\ hb \end{pmatrix}$$

- ▶ 应用量子线性方程组算法 (如 HHL 或 LCU), 得到 $[u_0; u_1; \dots; u_M] = \sum_{m=0}^M |m\rangle \|u_m\| |u_m\rangle$
- ▶ 测量 $|m\rangle$ 希望得到 M , 但概率很小

量子向前 Euler 法

扩展矩阵和向量的构造:

$$\begin{aligned} \mathcal{A} &= \sum_{j=0}^{2M-1} |j\rangle \langle j| \otimes I - \sum_{j=0}^{M-1} |j+1\rangle \langle j| \otimes (I + hA) - \sum_{j=M}^{2M-2} |j+1\rangle \langle j| \otimes I \\ &= (I - \text{ADD}) \otimes I - h(\text{ADD} \otimes I) \sum_{j=0}^{M-1} |j\rangle \langle j| \otimes A \end{aligned}$$

- ▶ 仅需访问一次 A
- ▶ $\alpha_{\mathcal{A}} = 2 + \alpha h$

$$\mathbf{b} = \|u_0\| |0\rangle \otimes |u_0\rangle + h\|b\| \sum_{j=1}^M |j\rangle \otimes |b\rangle$$

量子向前 Euler 法：复杂度分析

Lemma

设 \mathcal{C} 是一个分块矩阵

$$\mathcal{C} = \begin{pmatrix} C_{00} & C_{01} & \cdots & C_{0,p-1} \\ C_{10} & C_{11} & \cdots & C_{1,p-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ C_{p-1,0} & C_{p-1,1} & \cdots & C_{p-1,p-1} \end{pmatrix},$$

那么

$$\|\mathcal{C}\| \leq \sqrt{\left(\max_i \sum_{k=0}^{p-1} \|C_{i,k}\| \right) \left(\max_j \sum_{k=0}^{p-1} \|C_{k,j}\| \right)},$$

量子向前 Euler 法：复杂度分析

$$\|\mathcal{A}\| = \mathcal{O}(1), \quad \|\mathcal{A}^{-1}\| = \mathcal{O}(M)$$

稳定性假设下（同时 $h\alpha \leq 1$ ），全局误差 $\|u_M - u(T)\| \leq \mathcal{O}(Mh^2 \max_t \|u^{(2)}(t)\|)$ ，可取 $M = \mathcal{O}((\max_t \|u^{(2)}(t)\|/\|u(t)\|) T^2/\epsilon)$

$$\kappa_{\mathcal{A}} = \mathcal{O}\left(\frac{\max_t \|u^{(2)}(t)\|}{\|u(t)\|} \frac{T^2}{\epsilon}\right)$$

总访问复杂度：

$$\tilde{\mathcal{O}}\left(\frac{\max_t \|u(t)\|}{\|u(T)\|} \frac{\max_t \|u^{(2)}(t)\|^2}{\|u(t)\|^2} \frac{T^4}{\epsilon^2}\right)$$

小结

$$\begin{aligned}\frac{du(t)}{dt} &= Au(t) + b, \quad t \in [0, T], \\ u(0) &= |u_0\rangle\end{aligned}$$

算法：

1. 时间离散 +padding, 转化为扩大的线性方程组问题
2. 应用量子线性方程组算法
3. 后处理

拓展：可以得到更好的访问复杂度，如果：

- ▶ 更好的数值离散 + 更好的量子线性方程组算法
- ▶ 更强的稳定性假设

阅读

阅读:

- ▶ LL: Chapter 4.5