

科学计算中的量子算法：QSVT 应用

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

- ▶ 振幅放大
- ▶ 微分方程
- ▶ 哈密顿量模拟
- ▶ 线性方程组
- ▶ 虚时演化
- ▶ 特征向量问题

Grover/振幅放大

OAA: 两个酉矩阵 V, W ,

$$V|0\rangle|\psi\rangle = \sin(\theta/2)|0\rangle W|\psi\rangle + |\perp\rangle$$

$$\Pi = |0\rangle\langle 0| \otimes I, \quad -R = Z_\Pi = 2\Pi - I$$

OAA 算法:

$$(-1)^k (VZ_\Pi V^\dagger Z_\Pi)^k V|0\rangle|\psi\rangle = \sin((2k+1)\theta/2)|0\rangle W|\psi\rangle + |\perp\rangle$$

Grover/振幅放大

QSVT 角度:

- ▶ V 是 $\sin(\theta/2)W$ 的 block-encoding, 奇异值都是 $\sin(\theta/2)$
- ▶ $VZ_{\Pi}(V^{\dagger}Z_{\Pi}VZ_{\Pi})^k$ 是 $T_{2k+1}(\sin(\theta/2)W)$ 的 block-encoding (注意 $T_{2k+1}(\sin(\theta/2)W)$ 通过奇异值变换定义)

$$T_{2k+1}(\sin(\theta/2)W) = T_{2k+1}(\sin(\theta/2))W = (-1)^k \sin((2k+1)\theta/2)W$$

OAA 等价于 QSVT 实现 Chebyshev 多项式:

$$\begin{aligned} (-1)^k (VZ_{\Pi}V^{\dagger}Z_{\Pi})^k V|0\rangle|\psi\rangle &= (-1)^k (VZ_{\Pi}V^{\dagger}Z_{\Pi})^k VZ_{\Pi}|0\rangle|\psi\rangle \\ &= (-1)^k VZ_{\Pi}(V^{\dagger}Z_{\Pi}VZ_{\Pi})^k |0\rangle|\psi\rangle \\ &= \sin((2k+1)\theta/2) |0\rangle W|\psi\rangle + |\perp\rangle \end{aligned}$$

- ▶ OAA 仍有 undercook/overcook 问题, 并且要求 W 是酉矩阵

不动点振幅放大 (Fixed-point amplitude amplification, FPAA)

$$U_A |\psi_0\rangle = a |\psi\rangle + |\perp\rangle, \quad (a > 0)$$

- 只知道 a 的一个下界, 目标: 把 $|\psi\rangle$ 的振幅放大到 $\mathcal{O}(1)$

QSP 角度:

$$\mathcal{H} = \{|\psi_0\rangle, |\nu_1\rangle, \dots, |\nu_{N-1}\rangle\}, \quad \mathcal{H}' = \{|\psi\rangle, |w_1\rangle, \dots, |w_{N-1}\rangle\}$$

$$[U_A]_{\mathcal{H} \mapsto \mathcal{H}'} = \begin{pmatrix} a & * \\ * & * \end{pmatrix}$$

算法: 利用 QSP 实现多项式 $p(x)$, 满足 $|p(x) - 1| \leq \epsilon, \forall x \in [a, 1]$

不动点振幅放大 (Fixed-point amplitude amplification, FPAA)

Lemma (符号函数的多项式逼近)

对于任意的 $a \in (0, 1)$, $\epsilon \in (0, 1/2)$, 存在一个次数为 $d = \mathcal{O}((1/a) \log(1/\epsilon))$ 的奇实多项式 $p(x)$, 满足

$$\sup_{x \in [a, 1]} |p(x) - 1| \leq \epsilon, \quad \sup_{x \in [-1, 1]} |p(x)| \leq 1.$$

FPAA 复杂度: $\mathcal{O}((1/a) \log(1/\epsilon))$, 且不会有 overcook 的问题

一致奇异值放大 (Uniform singular value amplification, USVA)

设 A 是一个方阵, $\|A\| \leq 1$, U_A 是 A 的一个 $(1/a, *, 0)$ -block-encoding ($a \in (0, 1)$):

$$U_A |0\rangle |\psi\rangle = a |0\rangle A |\psi\rangle + |\perp\rangle$$

目标: 构造 A 的一个 $(c, *, \epsilon)$ -block-encoding, 使得 c 尽可能接近于 1

► 特例: 若 A 为酉矩阵, 可用 OAA

方法: 通过 QSVT 实现 $f(aA)$ (通过奇异值变换定义), 其中 f 是一个奇函数, 且满足

$$f(x) = x/a, \quad x \in [0, a].$$

► 不能直接用线性函数 x/a , 因为它在 $[-1, 1]$ 上绝对值并不总小于等于 1

一致奇异值放大 (Uniform singular value amplification, USVA)

Lemma (局部线性函数的多项式近似)

对于任意的 $a \in (0, 1), \delta \in (0, 1], \epsilon \in (0, a/2)$, 存在一个次数为 $d = \mathcal{O}(\frac{1}{a\delta} \log(\frac{1}{a\epsilon}))$ 的奇实多项式 $p(x)$, 满足

$$\sup_{x \in [0, a]} |(1 + \delta)p(x) - x/a| \leq \epsilon.$$

根据 QSVT, 可以实现 $p(aA) \approx \frac{1}{1+\delta} A$

- ▶ A 的 $(\frac{1}{1+\delta}, *, \epsilon)$ -block-encoding
- ▶ 访问复杂度: $\mathcal{O}(\frac{1}{a\delta} \log(\frac{1}{a\epsilon}))$

USVA 应用: ODE 的时间推进算法 (time-marching)

$$\frac{du(t)}{dt} = A(t)u(t), \quad u(0) = u_0$$

算法:

1. $[0, T]$ 划分为 M 个时间步, $h = T/M$
2. 单步逼近: 用截断 Dyson 逼近 $\mathcal{T}e^{\int_{jh}^{(j+1)h} A(s)ds}$ (可用 LCU 实现)
3. 应用 USVA 放大单步数值格式, 将所有的单步演化乘在一起

访问复杂度: $\tilde{O}(T^2 \text{ poly log}(1/\epsilon))$

- ▶ 额外的 T 的依赖来源于 USVA 中 δ 的累积

USVA vs OAA

$$U_A |0\rangle |\psi\rangle = a |0\rangle A |\psi\rangle + |\perp\rangle \quad \rightarrow \quad \tilde{U}_A |0\rangle |\psi\rangle = \frac{1}{1+\delta} |0\rangle A |\psi\rangle + |\perp\rangle$$

	A	δ	QSVT 实现的函数
OAA	酉矩阵	可以使 $\delta = 0$	Chebyshev 多项式
USVA	$\ A\ \leq 1$ 的任意矩阵	必须 $\delta > 0$	分段线性函数

哈密顿量模拟

$$i\frac{du}{dt} = Hu, \quad u(t) = e^{-iHt} |u_0\rangle, \quad \|H\| \leq 1$$

$$e^{-iHt} = \cos(Ht) - i\sin(Ht)$$

Taylor 展开:

$$\cos(tx) = \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k \frac{t^{2k}}{(2k)!} x^{2k}, \quad \sin(tx) = \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k \frac{t^{2k+1}}{(2k+1)!} x^{2k+1}$$

Jacobi-Anger 展开:

$$\cos(tx) = J_0(t) + 2 \sum_{k=1}^{\infty} (-1)^k J_{2k}(t) T_{2k}(x), \quad \sin(tx) = 2 \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k J_{2k+1}(t) T_{2k+1}(x)$$

► J_α : 第一类 Bessel 函数, $J_\alpha(x) = \sum_{m=0}^{\infty} \frac{(-1)^m}{m! \Gamma(m+\alpha+1)} \left(\frac{x}{2}\right)^{2m+\alpha}$

哈密顿量模拟

Lemma (三角函数的多项式近似)

对于任意的 $t \in \mathbb{R}$, $\epsilon \in (0, e^{-1})$, 存在次数为 $d = \mathcal{O}(t + \frac{\log(1/\epsilon)}{\log(e + \log(1/\epsilon)/t)})$ 的偶实多项式 $p_0(x)$ 和奇实多项式 $p_1(x)$, 满足

$$\sup_{x \in [-1, 1]} |\cos(tx) - p_0(x)| \leq \epsilon$$

$$\sup_{x \in [-1, 1]} |\sin(tx) - p_1(x)| \leq \epsilon$$

算法:

1. 利用 QSVT 实现 $\frac{1}{1+\epsilon}p_0(H)$ 和 $\frac{1}{1+\epsilon}p_1(H)$ 的 block-encoding
2. 利用 LCU 实现 $\frac{1}{2(1+\epsilon)}(p_0(H) + ip_1(H))$ 的 block-encoding, 即为 e^{-iHt} 的 $(2(1+\epsilon), a+2, \epsilon)$ -block-encoding

访问复杂度: $\mathcal{O}(T + \frac{\log(1/\epsilon)}{\log \log(1/\epsilon)})$, 最优访问复杂度

线性方程组

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

SVD:

$$A = W\Sigma V^\dagger, \quad A^{-1} = V\Sigma^{-1}W^\dagger = f^\diamond(A^\dagger)$$

$$f(x) = \frac{1}{x}, \quad x \in [1/\kappa, 1]$$

方法: 寻找一个奇实多项式 $p(x)$ 逼近 $f(x)/(2\kappa)$, 用 QSVT 实现 $p(A^\dagger)$

线性方程组

Lemma (反比例函数的多项式近似)

对于任意的 $\epsilon \in (0, 1)$, 存在次数为 $d = \mathcal{O}(\kappa \log(\kappa/\epsilon))$ 的奇实多项式 $p(x)$, 满足

$$\sup_{x \in [1/\kappa, 1]} |p(x) - 1/x| \leq \epsilon, \quad \sup_{x \in [-1, 1]} |p(x)| \leq \mathcal{O}(\kappa)$$

QSVT 可以实现 A^{-1} 的 $(\kappa, a+1, \epsilon)$ -block-encoding, 还需把它作用在 $|0\rangle|b\rangle$ 上并测量

- ▶ 最终访问复杂度 (有振幅放大): 关于 A : $\mathcal{O}(\kappa^2 \log(\kappa/\epsilon))$; 关于 b : $\mathcal{O}(\kappa)$
- ▶ 无需扩大矩阵, 相比 LCU 节省了量子比特

推广：矩阵幂函数

Lemma (负幂函数的多项式近似)

对于任意的 $\delta, \epsilon \in (0, 1/2]$, $c > 0$, 存在次数为 $d = \mathcal{O}(\frac{\max\{1, c\}}{\delta} \log(1/\epsilon))$ 的奇或偶实多项式 $p(x)$, 满足

$$\sup_{x \in [\delta, 1]} \left| p(x) - \frac{\delta^c}{2} x^{-c} \right| \leq \epsilon, \quad \sup_{x \in [-1, 1]} |p(x)| \leq 1$$

推广：矩阵幂函数

Lemma (正幂函数的多项式近似)

对于任意的正整数 s 和 d ，存在一个 d 次实多项式 $p(x)$ ，满足

$$\sup_{x \in [-1, 1]} |p(x) - x^s| \leq 2e^{-d^2/(2s)}$$

► s 次单项式可以由 $\mathcal{O}(\sqrt{s \log(1/\epsilon)})$ 次实多项式逼近

虚时演化

设 H 是一个半正定厄米矩阵, 考虑 ODE

$$\frac{du(t)}{dt} = -Hu(t), \quad u(t) = e^{-Ht}u(0)$$

Gibbs 态

$$\sigma_\beta = \frac{1}{Z_\beta} e^{-\beta H}, \quad Z_\beta = \text{Tr}(e^{-\beta H})$$

纯化 Gibbs 态:

$$|\sigma_\beta\rangle = \sqrt{\frac{N}{Z_\beta}} (I \otimes e^{-\beta H/2}) \left(\frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{j=0}^{N-1} |j\rangle |j\rangle \right)$$

用 QSVT 实现 $e^{-\beta H}$ 有困难: $e^{-\beta x}$ 在 $x = -1$ 处指数大

虚时演化

假设我们知道 $1 - H$ 的 $(1, a, 0)$ -block-encoding,

$$e^{-\beta H} = e^{-\beta(I - (I - H))}$$

Lemma (指数函数的多项式近似)

对于任意的 $\beta > 0, \epsilon \in (0, 1/2)$, 存在一个次数为 $d = \mathcal{O}(\sqrt{\beta} \log(1/\epsilon))$ 的实多项式 $p(x)$, 满足

$$\sup_{x \in [-1, 1]} \left| p(x) - e^{-\beta(1-x)} \right| \leq \epsilon$$

QSVT 复杂度: $\mathcal{O}(\sqrt{\beta} \log(1/\epsilon))$

虚时演化

假设我们知道 \sqrt{H} 的 $(1, a, 0)$ -block-encoding,

$$e^{-\beta H} = e^{-\beta(\sqrt{H})^2}$$

Lemma (指数函数的多项式近似)

对于任意的 $\beta > 0, \epsilon \in (0, 1/2)$, 存在一个次数为 $d = \mathcal{O}(\sqrt{\beta} \log(1/\epsilon))$ 的偶实多项式 $p(x)$, 满足

$$\sup_{x \in [-1, 1]} \left| p(x) - e^{-\beta x^2} \right| \leq \epsilon$$

QSVT 复杂度: $\mathcal{O}(\sqrt{\beta} \log(1/\epsilon))$

特征向量问题

设 H 是一个厄米矩阵，满足

1. $\|H\| \leq 1$
2. 有一个单特征值为 0，其对应的特征向量记为 $|\psi_0\rangle$
3. 所有非 0 特征值的绝对值至少为 $\Delta > 0$ （被称为谱间隙）
4. 我们知道一个输入的量子态 $|\psi\rangle$ 满足 $|\langle\psi_0|\psi\rangle| = p_0 > 0$

目标: 求 $|\psi_0\rangle$

特征向量问题

考虑一个偶函数 $f(x)$, 满足

$$f(x) = \begin{cases} 1, & x \in [-\Delta/2, \Delta/2], \\ 0, & x \in [-1, -\Delta] \cup [\Delta, 1] \end{cases}$$

$$f(H) |\psi\rangle = p_0 e^{i\theta} |\psi_0\rangle$$

算法:

1. 用 QSVT 实现 $f(H)$ 的 block-encoding
2. 将 $f(H)$ 作用在 $|\psi\rangle$ 上, 并测量 (结合振幅放大)

特征向量问题

Lemma

对于任意的 $\Delta, \epsilon \in (0, 1/2)$, 存在一个次数为 $d = \mathcal{O}(\frac{1}{\Delta} \log(1/\epsilon))$ 的偶实多项式 $p(x)$, 满足

$$\sup_{x \in [0, \Delta/2]} |p(x) - 1| \leq \epsilon, \quad \sup_{x \in [\Delta, 1]} |p(x)| \leq \epsilon$$

QSVT 复杂度: $\mathcal{O}(\frac{1}{p_0 \Delta} \log(1/\epsilon))$, 实现了最优复杂度

阅读

阅读:

- ▶ LL: Chapter 8.1-8.3