

6.6 搜索算法的最优性——习题与解答

DanX, and Shan Jin *

练习 6.15 (Cauchy-Schwarz 不等式的应用). 利用 *Cauchy-Schwarz* 不等式, 证明: 对任何归一化状态向量 $|\psi\rangle$ 和一组含有 N 个向量的正交归一基 $\{|x\rangle\}_{x=1}^N$, 都有

$$\sum_x \||\psi\rangle - |x\rangle\|^2 \geq 2N - 2\sqrt{N}.$$

解答. (1) 逐项展开范数平方。

对固定的基向量 $|x\rangle$, 有

$$\begin{aligned}\||\psi\rangle - |x\rangle\|^2 &= (\langle\psi| - \langle x|)(|\psi\rangle - |x\rangle) \\ &= \langle\psi|\psi\rangle - \langle\psi|x\rangle - \langle x|\psi\rangle + \langle x|x\rangle.\end{aligned}$$

因为 $|\psi\rangle$ 归一化、 $|x\rangle$ 也归一化, 故

$$\langle\psi|\psi\rangle = 1, \quad \langle x|x\rangle = 1.$$

于是

$$\||\psi\rangle - |x\rangle\|^2 = 2 - \langle\psi|x\rangle - \langle x|\psi\rangle = 2 - 2\operatorname{Re}(\langle\psi|x\rangle),$$

其中 $\operatorname{Re}(z)$ 表示复数 z 的实部。

(2) 对全部基向量求和。

对 x 求和, 注意一共有 N 个基向量:

$$\sum_x \||\psi\rangle - |x\rangle\|^2 = \sum_x (2 - 2\operatorname{Re}(\langle\psi|x\rangle)) = 2N - 2\operatorname{Re}\left(\sum_x \langle\psi|x\rangle\right).$$

现在把求和改写成与某个平均态的内积。定义

$$|\chi\rangle := \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_x |x\rangle,$$

显然 $|\chi\rangle$ 也是归一化态, 因为

$$\langle\chi|\chi\rangle = \frac{1}{N} \sum_{x,x'} \langle x|x'\rangle = \frac{1}{N} \sum_x 1 = 1.$$

于是

$$\sum_x \langle\psi|x\rangle = \sqrt{N} \langle\psi|\chi\rangle,$$

从而

$$\sum_x \||\psi\rangle - |x\rangle\|^2 = 2N - 2\sqrt{N} \operatorname{Re}(\langle\psi|\chi\rangle).$$

*jinshan@tgqs.net

(3) 用 Cauchy-Schwarz 不等式给出下界。

对归一化态 $|\psi\rangle, |\chi\rangle$, Cauchy-Schwarz 不等式给出

$$|\langle\psi|\chi\rangle| \leq \|\psi\| \|\chi\| = 1.$$

实部不超过模长, 因此

$$\operatorname{Re}(\langle\psi|\chi\rangle) \leq |\langle\psi|\chi\rangle| \leq 1.$$

将这一点代入刚才的表达式:

$$\sum_x \|\psi - |x\rangle\|^2 = 2N - 2\sqrt{N} \operatorname{Re}(\langle\psi|\chi\rangle) \geq 2N - 2\sqrt{N} \cdot 1 = 2N - 2\sqrt{N}.$$

(4) 等号何时成立?

要使等号成立, 必须同时满足

$$|\langle\psi|\chi\rangle| = 1, \quad \operatorname{Re}(\langle\psi|\chi\rangle) = 1.$$

第一条说明 $|\psi\rangle$ 与 $|\chi\rangle$ 只差一个全局相位; 第二条说明这个相位必须是 1 (否则实部小于 1)。

因此只有当

$$|\psi\rangle = |\chi\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_x |x\rangle$$

时等号取到。证明完毕。 \square

练习 6.16 (平均意义下的成功概率). 设搜索问题的条件稍作修改: 不再要求对所有可能的解 x , 算法的错误概率都小于 $1/2$, 而是只要求在对 x 的均匀平均下, 错误概率小于 $1/2$ 。即若 k 次 oracle 调用后、在 x 为解时系统处于 $|\psi_k^x\rangle$, 则新的条件是

$$\frac{1}{N} \sum_x |\langle x | \psi_k^x \rangle|^2 \geq \frac{1}{2}.$$

证明: 在这种较弱的条件下, $O(\sqrt{N})$ 次 oracle 调用仍然是必需的。

解答. 思路是: 沿用书中对 Grover 算法最优性的证明, 只是把“对所有 x 成功”的条件换成“对 x 的平均成功”的条件, 重新估计量

$$E_k := \sum_x \|\psi_k^x - |x\rangle\|^2$$

的上界, 然后代回书中给出的关键不等式即可。

(1) 重新估计 E_k 的上界。

与上一题类似, 对每个 x 有

$$\|\psi_k^x - |x\rangle\|^2 = 2 - 2 \operatorname{Re}(\langle\psi_k^x|x\rangle),$$

因此

$$\begin{aligned} E_k &= \sum_x \|\psi_k^x - |x\rangle\|^2 \\ &= \sum_x (2 - 2 \operatorname{Re}(\langle\psi_k^x|x\rangle)) \\ &= 2N - 2 \sum_x \operatorname{Re}(\langle\psi_k^x|x\rangle). \end{aligned}$$

利用 $\operatorname{Re}(z) \geq -|z|$ 或者更直接地, 注意到对任意复数 z ,

$$\operatorname{Re}(z) \leq |z|,$$

故

$$E_k \leq 2N - 2 \sum_x |\langle \psi_k^x | x \rangle|.$$

另一方面, 由于振幅的模不超过 1, 有

$$|z| \geq |z|^2, \quad (|z| \leq 1),$$

于是对每个 x ,

$$|\langle \psi_k^x | x \rangle| \geq |\langle x | \psi_k^x \rangle|^2.$$

(这里用到 $|\langle \psi_k^x | x \rangle| = |\langle x | \psi_k^x \rangle|$.)

对 x 求和, 结合题设的平均成功条件:

$$\sum_x |\langle \psi_k^x | x \rangle| \geq \sum_x |\langle x | \psi_k^x \rangle|^2 \geq \frac{N}{2}.$$

代回 E_k 的上界:

$$E_k \leq 2N - 2 \cdot \frac{N}{2} = N.$$

(2) 利用书中的关键不等式。

书中对搜索最优性的证明中, 引入了三个量 (这里直接引用其结构):

- F_k : 只依赖于“无解”情况下得到的那一族状态, 与 $|\psi_k^x\rangle$ 无关;
- $E_k := \sum_x \|\psi_k^x - |x\rangle\|^2$ (我们刚刚估计了上界);
- D_k : 衡量带 oracle 与不带 oracle 两种演化之间“总体差异”的量。

书中证明得到两个重要不等式 (这里直接使用):

$$D_k \leq 4k^2, \quad D_k \geq (\sqrt{F_k} - \sqrt{E_k})^2.$$

另一方面, 由练习 6.15 的结果可知, 对任意态族 $\{|\phi_k^x\rangle\}$ 与正交归一基 $\{|x\rangle\}$, 总有

$$F_k := \sum_x \|\phi_k^x - |x\rangle\|^2 \geq 2N - 2\sqrt{N}.$$

在 Grover 搜索最优性证明中, $|\phi_k^x\rangle$ 的选择方式使得这个下界同样适用, 因此我们可以认为

$$F_k \geq 2N - 2\sqrt{N} \quad (\text{这一点与成功概率条件无关}).$$

而上一小节得到

$$E_k \leq N.$$

于是

$$\begin{aligned} D_k &\geq (\sqrt{F_k} - \sqrt{E_k})^2 \\ &\geq (\sqrt{2N - 2\sqrt{N}} - \sqrt{N})^2. \end{aligned}$$

对大 N , 我们可以把 $2N - 2\sqrt{N}$ 看作略小于 $2N$, 所以

$$\sqrt{2N - 2\sqrt{N}} > \sqrt{2N} - 1.$$

粗略估计即可看出

$$(\sqrt{2N - 2\sqrt{N}} - \sqrt{N})^2 > (\sqrt{2} - 1)^2 N,$$

其中 $(\sqrt{2} - 1)^2 \approx 0.17$ 是一个正的常数。

于是得到

$$4k^2 \geq D_k > (\sqrt{2} - 1)^2 N.$$

(3) 得到对 k 的下界。

令 c 为任何小于 $(\sqrt{2} - 1)^2$ 的常数, 则上式蕴含

$$4k^2 \geq cN \Rightarrow k \geq \sqrt{\frac{c}{4}} \sqrt{N} = \Omega(\sqrt{N}).$$

因此, 即使只要求平均意义下的错误概率小于 $1/2$, Grover 型搜索仍然必须使用 $\Omega(\sqrt{N})$ 量级的 oracle 调用。结合 Grover 算法的 $O(\sqrt{N})$ 上界, 说明 $O(\sqrt{N})$ 仍然是最优阶。□

练习 6.17 (对多重解的最优性). 假设搜索问题在 N 个备选项中有 M 个解 (记为“标记元素”), 即 oracle 对这些解的输出为 1, 对其他输入输出为 0。证明: 为了找到任意一个解, 仍然需要 $\Omega(\sqrt{N/M})$ 次 oracle 调用。

解答. 这里给出一个比较简洁的归约证明思路: 我们已知“单解搜索”必须使用 $\Omega(\sqrt{N})$ 次 oracle 调用; 我们将证明若存在比 $O(\sqrt{N/M})$ 更快的“多解搜索”算法, 就可以构造出更快的“单解搜索”算法, 从而与已知下界矛盾。

为方便叙述, 先假设 N 是 M 的整数倍, 即

$$N = N'M,$$

其中 N' 为正整数。非整除情形可以通过填充若干“永远不是解”的虚拟元素处理, 不影响渐近阶。

(1) 单解搜索问题与多解搜索问题。

- **单解搜索问题 (规模 N'):** 给定一个未知标记位置 $y \in \{1, \dots, N'\}$, oracle O_y 作用为

$$O_y |j\rangle = \begin{cases} -|j\rangle, & j = y, \\ |j\rangle, & j \neq y. \end{cases}$$

其它辅助寄存器略去不写。已知: 任何找到 y 的量子算法都需要 $\Omega(\sqrt{N'})$ 次对 O_y 的调用。

- **多解搜索问题 (规模 N , 有 M 个解):** 现在有 $N = N'M$ 个备选元素, 某个未知子集 $S \subseteq \{1, \dots, N\}$, $|S| = M$, 为“解集”。oracle O_S 对 $i \in S$ 给出相位标记 (或翻转一个辅助比特), 目标是找到任意一个 $i \in S$ 。

我们要证明: 若存在一个只用 $o(\sqrt{N/M})$ 次 oracle 调用的算法就能完成后者, 则可以构造出一个只用 $o(\sqrt{N'})$ 次 oracle 调用的算法来解决前者, 从而与 $\Omega(\sqrt{N'})$ 下界矛盾。

(2) 用单解 oracle 构造多解 oracle。

将集合 $\{1, \dots, N\}$ 看成一个笛卡尔积

$$\{1, \dots, N\} \cong \{1, \dots, N'\} \times \{1, \dots, M\},$$

把索引 i 写成一队

$$i \leftrightarrow (j, t), \quad j \in \{1, \dots, N'\}, t \in \{1, \dots, M\}.$$

给定单解标记位置 $y \in \{1, \dots, N'\}$, 我们在大的 N 元素空间中构造一个“多解”标记集合

$$S_y := \{(y, t) : t = 1, \dots, M\},$$

也就是说: 所有“第一坐标为 y ”的 M 个元素都是解, 其余都不是解。

定义目标多解 oracle O_{S_y} 作用在 $|j, t\rangle$ 上为

$$O_{S_y} |j, t\rangle = \begin{cases} -|j, t\rangle, & j = y, \\ |j, t\rangle, & j \neq y. \end{cases}$$

注意到, 判断“ (j, t) 是否在 S_y ”本质只依赖于“ j 是否等于 y ”, 因此我们可以用一次对单解 oracle O_y 的调用来实现一次 O_{S_y} 的调用:

- 把算法给出的查询输入 i 解释成 (j, t) ;
- 用 O_y 作用在 j (连同必要的辅助寄存器) 上;
- 若 $j = y$, 就为整个 $|j, t\rangle$ 加上相位 -1 , 否则不变。

这样, 每调用一次“多解 oracle” O_{S_y} , 只需要调用一次原始的单解 oracle O_y 。

(3) 用假想的“快速多解算法”构造“快速单解算法”。

假设存在一个量子算法 \mathcal{A} , 在 N 维空间、面对 M 个解的情形下, 只用

$$k = o(\sqrt{N/M})$$

次对 O_S 的调用, 就能以常数成功概率 (例如 $\geq 2/3$) 找到一个解 $i \in S$ 。

现在我们要解决单解搜索问题 (规模为 N' , 有唯一标记 y):

- 给定 oracle O_y , 在更大的 Hilbert 空间 $\{|j, t\rangle\}$ 上, 把它包装成一个“多解 oracle” O_{S_y} , 如上一小节所述;
- 在该空间中运行算法 \mathcal{A} , 把 O_{S_y} 作为 oracle, 调用次数仍为 k ;
- \mathcal{A} 输出某个 (j, t) , 我们丢弃第二坐标 t , 仅取第一坐标 j ;
- 显然, 当 \mathcal{A} 成功找到一个 (y, t) 时, 我们就找到了原问题的唯一解 y 。

整个过程中, 每次 \mathcal{A} 访问“多解 oracle” O_{S_y} , 我们都只调用一次 O_y 。因此, 总的 O_y 调用次数也是 k 。

由于 $N = N'M$, 我们有

$$k = o(\sqrt{N/M}) = o(\sqrt{N'}),$$

这意味着我们构造了一个单解搜索算法, 只用 $o(\sqrt{N'})$ 次 oracle 调用就能找到解, 这与已经证明的 $\Omega(\sqrt{N'})$ 下界矛盾。

(4) 得出多解情形的下界。

矛盾说明我们的假设不成立, 也就是说: 任何能在多解情形下找到一个解的量子算法, 其 oracle 调用次数 k 必须满足

$$k = \Omega(\sqrt{N'}) = \Omega(\sqrt{N/M}).$$

结合 Grover 算法在有 M 个解时可以在 $O(\sqrt{N/M})$ 次调用内找到解, 便知这是紧的下界: 多重解搜索问题的最优查询复杂度为

$$\Theta(\sqrt{N/M}).$$

□