



北京邮电大学

# 第6讲 量子搜索和量子计数算法

高 飞

网络空间安全学院





## ➤ Grover 算法

☐ 量子搜索

☐ 幅度放大

☐ 量子计数（量子幅度估计）

1. L. K. Grover, Quantum Mechanics Helps in Searching for a Needle in a Haystack, Phys. Rev. Lett. 79, 325 (1997).
2. G. Brassard, P. Høyer, M. Mosca, and A. Tapp, *Quantum Amplitude Amplification and Estimation*, Contemporary Mathematics Series, Millenium Vol. 305 (AMS, New York, 2002).

- 问题：如何在一个大小为 $N$ 的无结构数据集中寻找满足特定条件的一个目标元素（假设其中目标元素个数为 $M$ ）？
- 经典方法复杂度： $O\left(\frac{N}{M}\right)$ ，量子搜索复杂度： $O\left(\sqrt{\frac{N}{M}}\right)$

前提假设：存在有效算法求下述映射，即易判断一个元素是否目标

- 有效算法：如果一个算法的输入规模为  $n$  比特，而实现该算法需要的基本门的个数为  $O(\text{poly } n)$ ，称该算法是问题的一个有效算法<sup>[1]</sup>

定义：从数据集元素地址  $x$  ( $n$  比特,  $n = \log N$ ) 到  $\{0,1\}$  上的映射

$$f(x): \{0,1\}^n \rightarrow \{0,1\}$$

若地址  $x$  上的数据  $d_x$  是一个目标元素，有  $f(x) = 1$ ；否则， $f(x) = 0$

注：不论搜索空间是什么（比如可以是不连续的数值集合），只要有一个“地址到元素”的映射，就可以实现  $f(x)$

[1] Andrew M. Childs, Lecture Notes on Quantum Algorithms, 2017.

- 问题：如何在一个大小为 $N$ 的无结构数据集中寻找满足特定条件的一个目标元素（假设其中目标元素个数为 $M$ ）？
- 经典方法复杂度： $O\left(\frac{N}{M}\right)$ ，量子搜索复杂度： $O\left(\sqrt{\frac{N}{M}}\right)$

地址 $x$	数据 $d_x$	是否解？
000	$d_0$	0
001	$d_1$	0
010	$d_2$	0
011	$d_3$	0
100	$d_4$	1
101	$d_5$	
110	$d_6$	
111	$d_7$	

经典：逐条判断，遇到解后输出相应地址

$$f(x): \{0,1\}^n \rightarrow \{0,1\}$$

量子：？

- 问题：如何在一个大小为 $N$ 的无结构数据集中寻找满足特定条件的一个目标元素（假设其中目标元素个数为 $M$ ）？
- 经典方法复杂度： $O\left(\frac{N}{M}\right)$ ，量子搜索复杂度： $O\left(\sqrt{\frac{N}{M}}\right)$

地址 $x$	数据 $d_x$	是否解？
000	$d_0$	0
001	$d_1$	0
010	$d_2$	0
011	$d_3$	0
100	$d_4$	1
101	$d_5$	0
110	$d_6$	0
111	$d_7$	0

经典：逐条判断，遇到解后输出相应地址

$$f(x): \{0,1\}^n \rightarrow \{0,1\}$$

量子：并行判断

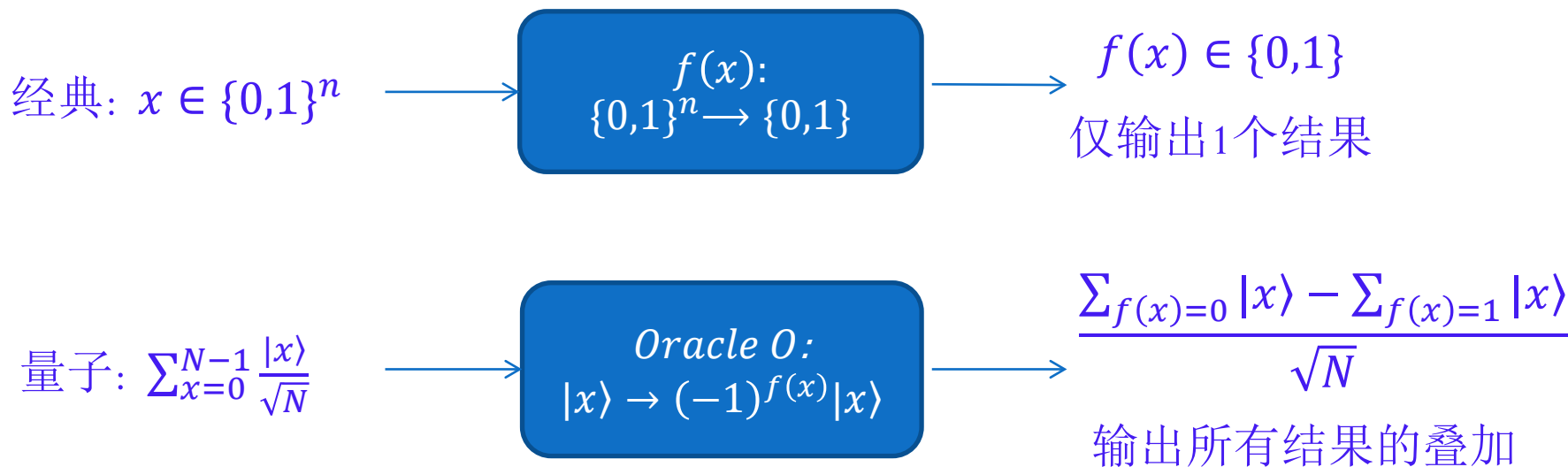


$$\sum_{x=0}^{N-1} \frac{|x\rangle}{\sqrt{N}} \longrightarrow \frac{\sum_{f(x)=0} |x\rangle - \sum_{f(x)=1} |x\rangle}{\sqrt{N}}$$



## ➤ Oracle：用来区分一个数据是否为目标值的黑盒

- ❑ 经典：根据地址  $x$  采样出一个数据  $d_x$ ，请求Oracle计算  $f(x)$ ，即请Oracle协助判断  $d_x$  是否为目标
- ❑ 量子：可实现“并行”查询

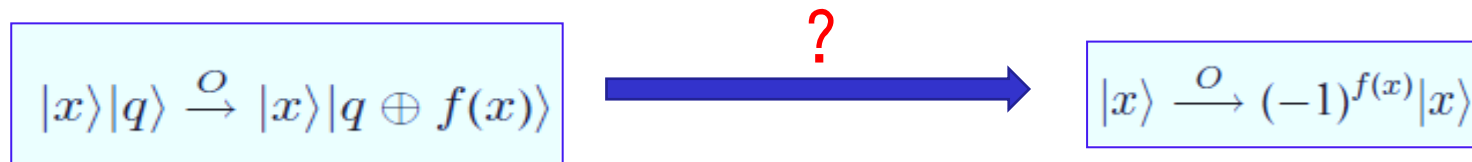


➤ Oracle：用来区分一个数据是否为目标值的黑盒

- ❑ 经典：根据地址  $x$  采样出一个数据  $d_x$ ，请求Oracle计算  $f(x)$ ，即请Oracle协助判断  $d_x$  是否为目标
- ❑ 量子：可实现“并行”查询

➤ 实现Oracle的大体思路

- ❑ 在Grover算法之前，已经有文献讨论Oracle的存在性和复杂度 [1]

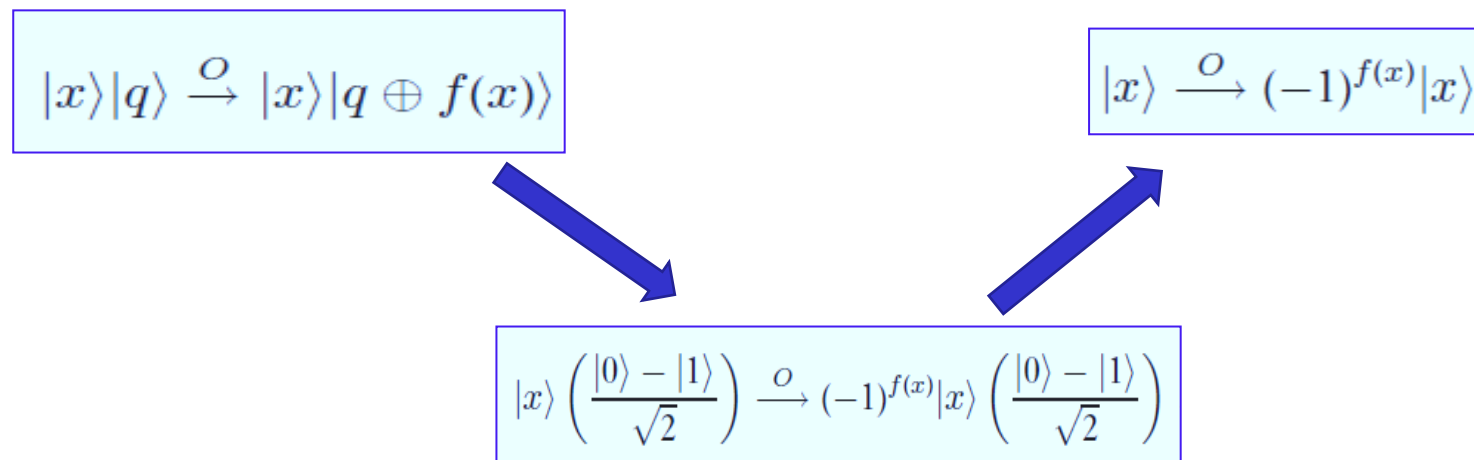


实现函数调用的一般形式（可逆）

希望：制备所有地址的叠加态，通过调用Oracle把目标和非目标项以相位区分开，借此把目标“标记”出来，然后再想法把目标概率幅放大

[1] C. H. Bennett, SIAM J. Comput. 18, 766–776, 1989

- Oracle：用来区分一个数据是否为目标值的黑盒
  - ❑ 经典：根据地址  $x$  采样出一个数据  $d_x$ ，请求Oracle计算  $f(x)$ ，即请Oracle协助判断  $d_x$  是否为目标
  - ❑ 量子：可实现“并行”查询
- 实现Oracle的大体思路
  - ❑ 在Grover算法之前，已经有文献讨论Oracle的存在性和复杂度 [1]



[1] C. H. Bennett, SIAM J. Comput. 18, 766–776, 1989





- 目的: 标记地址叠加态中的目标地址, 即让目标地址系数取反:

$$|x\rangle \xrightarrow{O} (-1)^{f(x)} |x\rangle$$

QRAM实现, 复杂度为 $\mathcal{O}(\log N)$  [1]

穷举密钥时  
不需要QRAM

$$|x\rangle|0\rangle|0\rangle \xrightarrow{\frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}}} \xrightarrow{\text{step1:LOAD}} |x\rangle|d_x\rangle|0\rangle \xrightarrow{\frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}}} \xrightarrow{\text{step2:f}} |x\rangle|d_x\rangle|f(x)\rangle \xrightarrow{\frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}}}$$

$$\xrightarrow{\text{step3}} \begin{cases} -|x\rangle|d_x\rangle|f(x)\rangle \frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}}, & \text{if } f(x) = 1 \\ |x\rangle|d_x\rangle|f(x)\rangle \frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}}, & \text{if } f(x) = 0 \end{cases} \xrightarrow{\text{step4}} (-1)^{f(x)} |x\rangle|0\rangle|0\rangle \xrightarrow{\frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}}}$$

C-NOT门,  $\mathcal{O}(1)$

Step1&2的逆操作

即, 当可以有效判断是否解时, Oracle  
的一次调用复杂度一般为 $\mathcal{O}(\text{poly log } N)$

如果在经典计算机上可以有效实现  
 $x \rightarrow f(x)$ , 那么可以在量子计算机  
上有效实现 $|x, y\rangle \rightarrow |x, y \oplus f(x)\rangle$ 。 [2]  
其复杂度为 $\mathcal{O}(\text{poly log } N)$

- 问题：如何在一个大小为 $N$ 的无结构数据集中寻找满足特定条件的一个目标元素（假设其中目标元素个数为 $M$ ）？
- 经典方法复杂度： $O\left(\frac{N}{M}\right)$ ，量子搜索复杂度： $O\left(\sqrt{\frac{N}{M}}\right)$

地址 $x$	数据 $d_x$	是否解？
000	$d_0$	0
001	$d_1$	0
010	$d_2$	0
011	$d_3$	0
100	$d_4$	1
101	$d_5$	0
110	$d_6$	0
111	$d_7$	0

经典：逐条判断，遇到解后输出相应地址

$$f(x): \{0,1\}^n \rightarrow \{0,1\}$$

量子：并行判断



$$\sum_{x=0}^{N-1} \frac{|x\rangle}{\sqrt{N}} \longrightarrow \frac{\sum_{f(x)=0} |x\rangle - \sum_{f(x)=1} |x\rangle}{\sqrt{N}}$$



# 测出解：Grover算法

(1) 制备  $|0\rangle^{\otimes n}$

(2) 执行  $H^{\otimes n}$ ，得

$$\begin{aligned} |\psi\rangle &= \sum_{x=0}^{N-1} \frac{|x\rangle}{\sqrt{N}} = \sqrt{\frac{N-M}{N}} \frac{\sum_{f(x)=0} |x\rangle}{\sqrt{N-M}} + \sqrt{\frac{M}{N}} \frac{\sum_{f(x)=1} |x\rangle}{\sqrt{M}} \\ &= \cos(\theta) |\psi_0\rangle + \sin(\theta) |\psi_1\rangle \end{aligned}$$

- 生成所有地址的均匀叠加态
- 把目标元和非目标元分开写， $|\psi_1\rangle$ 表示目标元地址的叠加， $|\psi_0\rangle$ 表示非目标元地址的叠加
- 算法的目标是让 $|\psi_1\rangle$ 的概率幅变大，最后通过测量得到其中一个目标元



# 测出解：Grover算法

(1) 制备  $|0\rangle^{\otimes n}$

(2) 执行  $H^{\otimes n}$ ，得

$$\begin{aligned} |\psi\rangle &= \sum_{x=0}^{N-1} \frac{|x\rangle}{\sqrt{N}} = \sqrt{\frac{N-M}{N}} \frac{\sum_{f(x)=0} |x\rangle}{\sqrt{N-M}} + \sqrt{\frac{M}{N}} \frac{\sum_{f(x)=1} |x\rangle}{\sqrt{M}} \\ &= \cos(\theta) |\psi_0\rangle + \sin(\theta) |\psi_1\rangle \end{aligned}$$

(3) 执行 Oracle  $O$ ，得  $\cos(\theta) |\psi_0\rangle - \sin(\theta) |\psi_1\rangle$

□ 通过访问Oracle，将目标元标记出来（相位取反）



# 测出解：Grover算法

(1) 制备  $|0\rangle^{\otimes n}$

(2) 执行  $H^{\otimes n}$ ，得

$$\begin{aligned} |\psi\rangle &= \sum_{x=0}^{N-1} \frac{|x\rangle}{\sqrt{N}} = \sqrt{\frac{N-M}{N}} \frac{\sum_{f(x)=0} |x\rangle}{\sqrt{N-M}} + \sqrt{\frac{M}{N}} \frac{\sum_{f(x)=1} |x\rangle}{\sqrt{M}} \\ &= \cos(\theta) |\psi_0\rangle + \sin(\theta) |\psi_1\rangle \end{aligned}$$

(3) 执行 Oracle  $O$ ，得  $\cos(\theta) |\psi_0\rangle - \sin(\theta) |\psi_1\rangle$

(4) 执行酉操作  $2|\psi\rangle\langle\psi| - I$ ，得  $\cos(3\theta) |\psi_0\rangle + \sin(3\theta) |\psi_1\rangle$

$n$ 量子比特

- $2|\psi\rangle\langle\psi| - I = H^{\otimes n}(2|0\rangle\langle 0| - I)H^{\otimes n}$ ，因此是酉的（易证 $2|0\rangle\langle 0| - I$ 为酉）
- 其中 $2|0\rangle\langle 0| - I$ 能通过 $C^n(U)$ 门实现，复杂度为 $\mathcal{O}(\log N)$  [1]
- 看几何解释更容易理解为何 $\theta$ 变为 $3\theta$ ，且符号变化

[1] M. A. Nielsen & I. L. Chuang, Quantum Computation and Quantum Information



□ 把(3)-(4)的操作设为 $G$ ：做一次角度增加  $2\theta$

$$G := (2|\psi\rangle\langle\psi| - I)O = (2|\psi\rangle\langle\psi| - I)(2|\psi_0\rangle\langle\psi_0| - I)$$

$$G^k|\psi\rangle = \cos((2k+1)\theta)|\psi_0\rangle + \sin((2k+1)\theta)|\psi_1\rangle$$

□ 选取合适的 $k$ ，使得 $\sin((2k+1)\theta)$ 接近于1（前提：知道解的个数），也即 $(2k+1)\theta \approx \pi/2$

(3) 执行 Oracle  $O$ ，得  $\cos(\theta)|\psi_0\rangle - \sin(\theta)|\psi_1\rangle$

(4) 执行酉操作  $2|\psi\rangle\langle\psi| - I$ ，得  $\cos(3\theta)|\psi_0\rangle + \sin(3\theta)|\psi_1\rangle$

(5) 重复执行(3)-(4)  $k = \left\lceil \frac{\pi}{4\theta} \right\rceil \approx \left\lceil \frac{\pi}{4} \sqrt{\frac{N}{M}} \right\rceil$  次，得到接近于 $|\psi_1\rangle$ 的态

当  $\theta$  的取值比较小时,  $\theta \approx \sin(\theta)$



# 测出解：Grover算法

(1) 制备  $|0\rangle^{\otimes n}$

(2) 执行  $H^{\otimes n}$ ，得

$$\begin{aligned} |\psi\rangle &= \sum_{x=0}^{N-1} \frac{|x\rangle}{\sqrt{N}} = \sqrt{\frac{N-M}{N}} \frac{\sum_{f(x)=0} |x\rangle}{\sqrt{N-M}} + \sqrt{\frac{M}{N}} \frac{\sum_{f(x)=1} |x\rangle}{\sqrt{M}} \\ &= \cos(\theta) |\psi_0\rangle + \sin(\theta) |\psi_1\rangle \end{aligned}$$

(3) 执行 Oracle  $O$ ，得  $\cos(\theta) |\psi_0\rangle - \sin(\theta) |\psi_1\rangle$

(4) 执行酉操作  $2|\psi\rangle\langle\psi| - I$ ，得  $\cos(3\theta) |\psi_0\rangle + \sin(3\theta) |\psi_1\rangle$

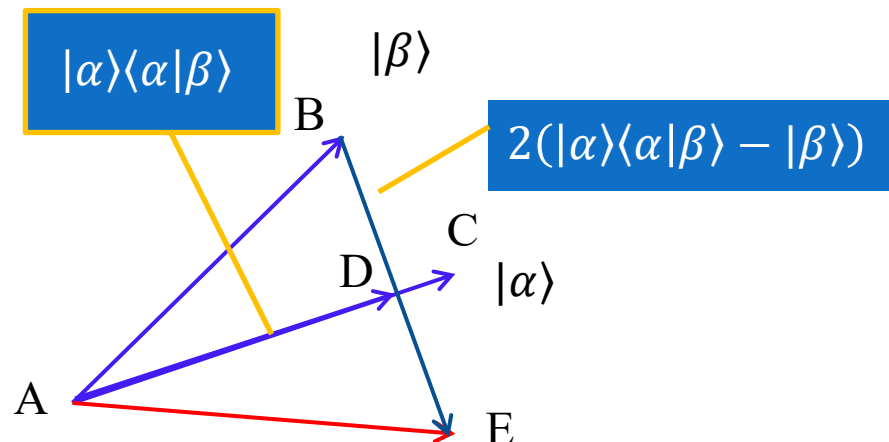
(5) 重复执行(3)-(4)  $k = \left\lceil \frac{\pi}{4\theta} \right\rceil \approx \left\lceil \frac{\pi}{4} \sqrt{\frac{N}{M}} \right\rceil$  次，得到接近于  $|\psi_1\rangle$  的态

(6) 测量，并验证结果，算法以接近1的概率得到其中一个目标元

算法复杂度以(3)中Oracle调用（每次调用的复杂度  $a$  \* 调用次数  $b$ ）为主。不知具体问题时无法给出  $a$ ，故算法复杂度常以  $b$  来衡量，即  $\mathcal{O}(\sqrt{N/M})$

- 经典算法也要做oracle调用（每次调用的复杂度类似），看调用次数足以表明量子算法优势
- 如前所述，当可以有效判断是否解时，Oracle的一次调用复杂度并不大，一般为  $\mathcal{O}(\text{poly log } N)$

先看如何求一个向量 $|\beta\rangle$ 关于另一个向量 $|\alpha\rangle$ 的对称向量



$$2(|\alpha\rangle\langle\alpha|\beta\rangle - |\beta\rangle) + |\beta\rangle$$

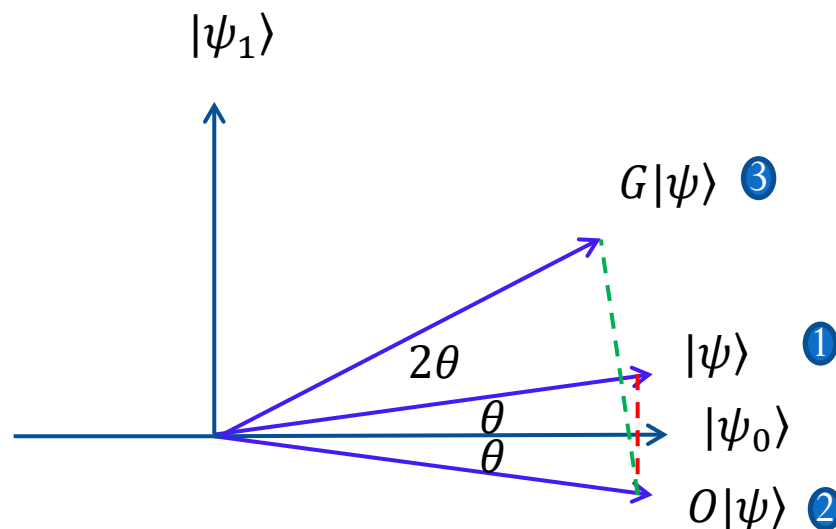
$$= (2|\alpha\rangle\langle\alpha| - I)|\beta\rangle$$

关于  $|\alpha\rangle$  取对称的操作

思考：是否存在更高效的翻转操作？

注：从几何图像可见， $2|\psi_0\rangle\langle\psi_0| - I$  在  $|\psi_0\rangle$ 、 $|\psi_1\rangle$  及其叠加态上的作用等价于  $I - 2|\psi_1\rangle\langle\psi_1|$ （尽管两者不等）。因此  $G$  也可写成  $G = -(I - 2|\psi\rangle\langle\psi|)(I - 2|\psi_1\rangle\langle\psi_1|)$

再看  $G = (2|\psi\rangle\langle\psi| - I)(2|\psi_0\rangle\langle\psi_0| - I)$   
Oracle



- ①  $|\psi\rangle = \cos(\theta)|\psi_0\rangle + \sin(\theta)|\psi_1\rangle$
- ②  $O = (2|\psi_0\rangle\langle\psi_0| - I)$ ：关于  $|\psi_0\rangle$  取对称
- ③  $2|\psi\rangle\langle\psi| - I$ ：关于  $|\psi\rangle$  取对称

$$G|\psi\rangle = \cos(3\theta)|\psi_0\rangle + \sin(3\theta)|\psi_1\rangle$$





## Algorithm: Quantum search

**Inputs:** (1) a black box oracle  $O$  which performs the transformation  $O|x\rangle|q\rangle = |x\rangle|q \oplus f(x)\rangle$ , where  $f(x) = 0$  for all  $0 \leq x < 2^n$  except  $x_0$ , for which  $f(x_0) = 1$ ; (2)  $n + 1$  qubits in the state  $|0\rangle$ .

**Outputs:**  $x_0$ .

**Runtime:**  $O(\sqrt{2^n})$  operations. Succeeds with probability  $O(1)$ .

### Procedure:

1.  $|0\rangle^{\otimes n}|0\rangle$  initial state
2.  $\rightarrow \frac{1}{\sqrt{2^n}} \sum_{x=0}^{2^n-1} |x\rangle \left[ \frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}} \right]$  apply  $H^{\otimes n}$  to the first  $n$  qubits,  
and  $HX$  to the last qubit
3.  $\rightarrow \left[ (2|\psi\rangle\langle\psi| - I)O \right]^R \frac{1}{\sqrt{2^n}} \sum_{x=0}^{2^n-1} |x\rangle \left[ \frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}} \right]$  apply the Grover iteration  $R \approx \lceil \pi\sqrt{2^n}/4 \rceil$  times.  
 $\approx |x_0\rangle \left[ \frac{|0\rangle - |1\rangle}{\sqrt{2}} \right]$
4.  $\rightarrow x_0$  measure the first  $n$  qubits

目标	输入	输出	成功率	复杂度
从包含 $N$ 个元素的无序数据库中，找到 $M$ 个目标元素中的一个（的地址）	$ 0\rangle^{\otimes n+1}$ ( $n = \log N$ )	$\approx  \psi_1\rangle$	$O(1)$	$O(\sqrt{N/M})$ 二次加速

## ➤ 前提条件

- ❑ 有一个可有效判断是否目标元的Oracle（有效判断解+QRAM）
- ❑ 要知道解的个数，如果不知道
  - 可以先做量子计数，再做搜索
  - 更优地，用改进算法<sup>[1]</sup>，不知道 $\theta$ 也可搜，且复杂度级别相同

[1] M. Boyer, G. Brassard, P. Høyer, A. Tapp. Tight bounds on quantum searching.



## ➤ Grover 算法

☐ 量子搜索

☐ 幅度放大

☐ 量子计数（量子幅度估计）

- 问题: 在Grover算法中如果初态 $|\psi\rangle = \sum_{x=0}^{N-1} \frac{|x\rangle}{\sqrt{N}}$  被替换为任意一个态 $|\psi\rangle = U|0\rangle = \cos(\theta)|\psi_0\rangle + \sin(\theta)|\psi_1\rangle$ , 如何进行量子搜索?

这里某个叠加项  $x$  的概率幅可能为0, 也可能比其它概率幅大, 不均匀



- 问题: 在Grover算法中如果初态 $|\psi\rangle = \sum_{x=0}^{N-1} \frac{|x\rangle}{\sqrt{N}}$  被替换为任意一个态 $|\psi\rangle = U|0\rangle = \cos(\theta)|\psi_0\rangle + \sin(\theta)|\psi_1\rangle$ , 如何进行量子搜索?

- 解决: 还是迭代, 只是 $|\psi\rangle$ 变了, 将标准的G迭代

$$G = (2|\psi\rangle\langle\psi| - I) (2|\psi_0\rangle\langle\psi_0| - I)$$

稍作调整

$$\begin{aligned} G &= R_\psi R_{\psi_0} = (2|\psi\rangle\langle\psi| - I) (2|\psi_0\rangle\langle\psi_0| - I) \\ &= U(2|0\rangle\langle 0| - I)U^\dagger R_{\psi_0} = UR_0U^\dagger R_{\psi_0} \end{aligned}$$

$$R_\alpha = 2|\alpha\rangle\langle\alpha| - I$$

- 复杂度: 同样为执行 $k = \left\lceil \frac{\pi}{4\theta} \right\rceil$ 次迭代

- 很多问题中, 要用该算法作为中间算法对需要的态进行幅度放大
- 但是, 必须有制备该初态的U门和 $U^\dagger$ 门, 并能标记是解的叠加项 (可有效判断是否是解), 才能做G操作, 进而放大解的幅度 (如未知态不行)



## ➤ Grover 算法

☐ 量子搜索

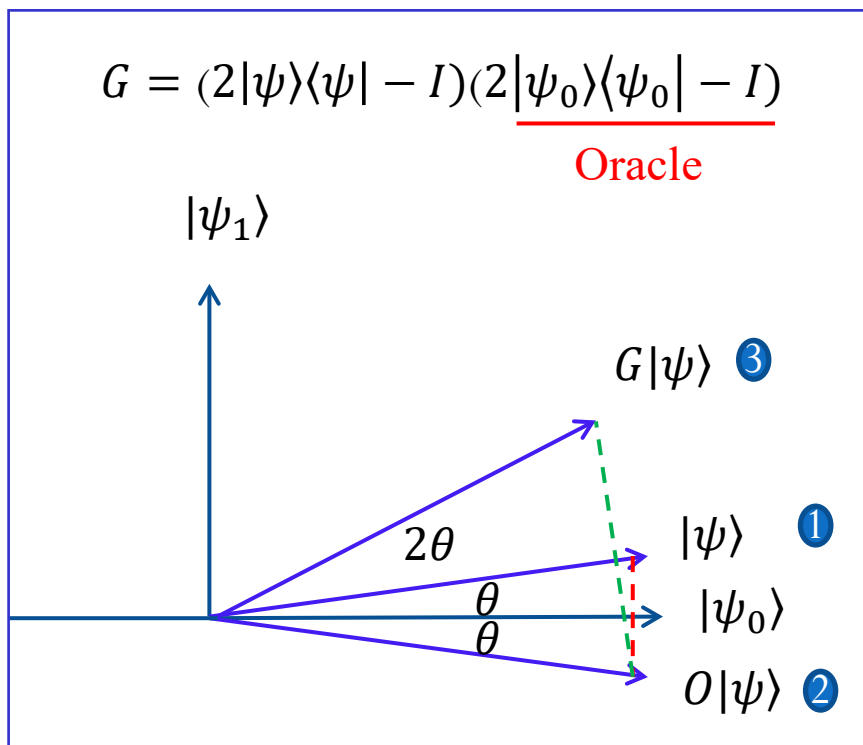
☐ 幅度放大

☐ 量子计数（量子幅度估计）



- 计数: 对一个搜索问题, 如何确定其解的个数
- 在Grover搜索中有  $\sqrt{M/N} = \sin(\theta)$ , 因此问题可以转化为求  $\theta$
- 在  $\{|\psi_0\rangle, |\psi_1\rangle\}$  基的表象下, 迭代算子  $G$  可以写成以下形式

$$G = \begin{pmatrix} \cos(2\theta) & -\sin(2\theta) \\ \sin(2\theta) & \cos(2\theta) \end{pmatrix} \quad \text{即} \quad \begin{cases} G|\psi_0\rangle = \cos(2\theta)|\psi_0\rangle + \sin(2\theta)|\psi_1\rangle \\ G|\psi_1\rangle = -\sin(2\theta)|\psi_0\rangle + \cos(2\theta)|\psi_1\rangle \end{cases}$$





- 计数: 对一个搜索问题, 如何确定其解的个数
- 在Grover搜索中有  $\sqrt{M/N} = \sin(\theta)$ , 因此问题可以转化为求  $\theta$
- 在  $\{|\psi_0\rangle, |\psi_1\rangle\}$  基的表象下, 迭代算子  $G$  可以写成以下形式

$$G = \begin{pmatrix} \cos(2\theta) & -\sin(2\theta) \\ \sin(2\theta) & \cos(2\theta) \end{pmatrix} \quad \text{即} \quad \begin{cases} G|\psi_0\rangle = \cos(2\theta)|\psi_0\rangle + \sin(2\theta)|\psi_1\rangle \\ G|\psi_1\rangle = -\sin(2\theta)|\psi_0\rangle + \cos(2\theta)|\psi_1\rangle \end{cases}$$

- 矩阵  $G$  的特征值和其对应的特征向量分别为

$$\lambda_{\pm} = e^{\pm 2i\theta}, \quad |\psi_{\pm}\rangle = \frac{|\psi_0\rangle \mp i|\psi_1\rangle}{\sqrt{2}}$$

- 而初态  $|\psi\rangle$  正好是两个本征态的叠加 (注: 两分项概率幅不同)

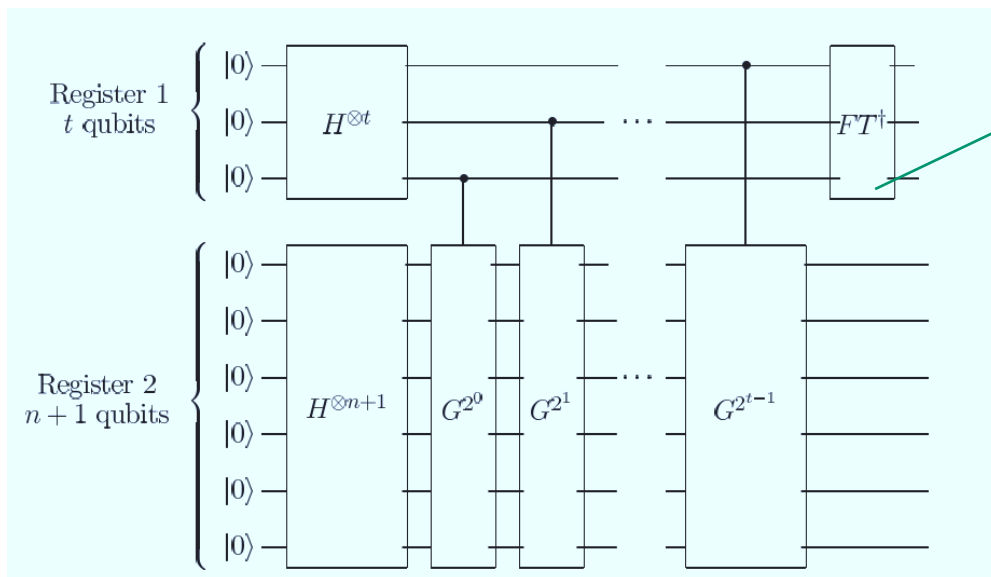
$$|\psi\rangle = \cos(\theta)|\psi_0\rangle + \sin(\theta)|\psi_1\rangle = \frac{e^{i\theta}|\psi_+\rangle + e^{-i\theta}|\psi_-\rangle}{\sqrt{2}}$$

相位估计:  $U \rightarrow G, \sum_u c_u |u\rangle \rightarrow \frac{e^{i\theta}|\psi_+\rangle + e^{-i\theta}|\psi_-\rangle}{\sqrt{2}}$

$$|0\rangle|\psi\rangle \xrightarrow{\quad\quad\quad} \frac{e^{i\theta} |2\tilde{\theta}\rangle |\psi_+\rangle + e^{-i\theta} |2\pi - 2\tilde{\theta}\rangle |\psi_-\rangle}{\sqrt{2}}$$

测量, 可得到  $2\tilde{\theta}$  或  $2\pi - 2\tilde{\theta}$ , 因此可得  $\sqrt{\frac{M}{N}} = \sin(\theta) = \sin(\pi - \theta)$





类似于相位估计复杂度：

$$\mathcal{O}\left(\frac{1}{\Delta\theta} \left(2 + \frac{1}{2\eta}\right) T_G\right)$$

其中  $\Delta\theta$  表示  $\theta$  的误差， $1-\eta$  是成功概率的下界（这里可取常数）， $T_G$  为执行一次  $G$  需要的时间。

利用上述算法，可以得到  $M = N \cdot \sin^2 \theta$  的一个估计。假设估计的误差为  $\Delta M$ ，则

$$\left| \frac{\Delta M}{N} \right| = |\sin^2(\theta + \Delta\theta) - \sin^2 \theta| = |\sin(\theta + \Delta\theta) + \sin(\theta)| |\sin(\theta + \Delta\theta) - \sin(\theta)|$$

$$\leq |2\sin(\theta) + \Delta\theta| \cdot |\Delta\theta| = 2\sqrt{M/N} |\Delta\theta| + \Delta\theta^2$$

泰勒展开

$$\text{因此 } |\Delta M| \leq (2\sqrt{MN} |\Delta\theta| + N\Delta\theta^2)$$

令  $|\Delta M| \leq \epsilon$ 。此时可取  $\Delta\theta$  为  $\mathcal{O}(\epsilon/\sqrt{MN})$ ，因此算法复杂度为  $\mathcal{O}\left(\frac{\sqrt{MN}}{\epsilon}\right)$ 。



目标	输入	输出	误差	复杂度
对于搜索问题，给定一个可以识别 $N$ 个元素里面 $M$ 个目标元素的量子 <i>oracle</i> $O$ ，求出 $M$ 的值	$ 0\rangle$	$(e^{i\theta} 2\tilde{\theta}\rangle \psi_+\rangle + e^{-i\theta} 2\pi - 2\tilde{\theta}\rangle \psi_-\rangle)/\sqrt{2}$	$\epsilon$	$\mathcal{O}(\frac{\sqrt{NM}}{\epsilon})$ (成功概率取常数) 二次加速

- 经典算法：如果想要以至少3/4的概率得到精度为 $\mathcal{O}(c\sqrt{M})$  的  $M$  的估计 ( $c$ 为常数)，至少需要进行  $\Omega(N)$  次Oracle调用
- 量子算法：复杂度为  $\mathcal{O}(\frac{\sqrt{MN}}{\epsilon} \left(2 + \frac{1}{2\eta}\right))$  （为方便比较加上了成功概率项），其中若精度 $\epsilon$ 的取值和经典情形相同，为  $\mathcal{O}(c\sqrt{M})$ ，同时成功概率  $1 - \eta = \frac{3}{4}$  时，需要的Oracle调用次数为  $\mathcal{O}(\sqrt{N})$

思考：初态不是均匀叠加态时，能否做计数？此时G算子的矩阵形式、特征值和特征向量，初态在G特征向量下的展开形式，相位估计的末态分别有何不同？



# 谢谢!

