



北京邮电大学

第3讲 计算复杂性/基础算法

高 飞

网络空间安全学院

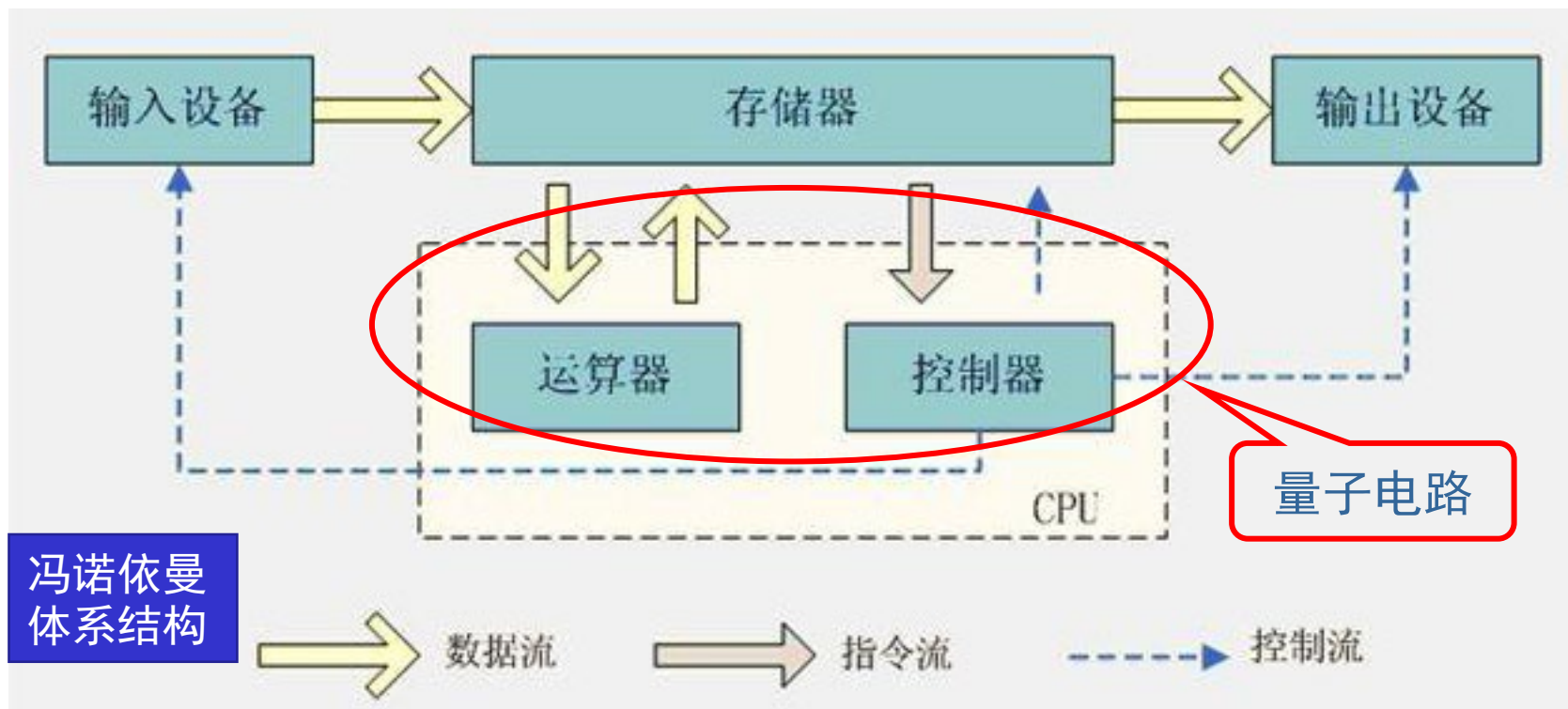




通用门集合

目标：用几个简单门的组合，可以
以任意精度近似实现任意么正操作

用基本门实现通用量子计算



➤ 通用量子计算机：可对量子态实现任意的么正操作

□ 电路模型下：找到一些“通用门”，用它们组合出任意的么正操作

通用门集合的证明思路

2级 (two-level) U门:
仅对两个 (或更少) 的分
量有实质操作

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha & \gamma \\ 0 & 0 & \beta & \delta \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \alpha & \gamma & 0 \\ 0 & \beta & \delta & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \alpha & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \gamma \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ \beta & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \delta \end{bmatrix}$$

2级U门是通用的 (即可实现任意U门)

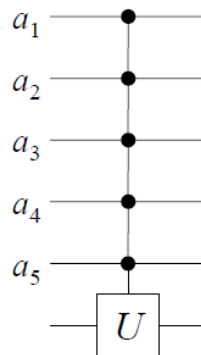
通用门集合的证明思路

一位门和 n 控制U门
是通用的



用一位门和 n 控制U门可
实现任意2级U门

2级U门是通用的（
即可实现任意U门）

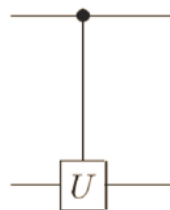


注：1控制U和 n 控制U
中的U是一位门

通用门集合的证明思路

一位门和CNOT门是通用的

用一位门和CNOT门可实现任意1控制U门



离散化
用 H 和 T 门可近似 (有效) 实现任意一位门

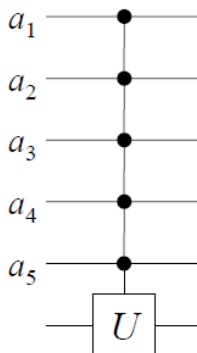
H, T和CNOT门是通用的

一位门和1控制U门是通用的

用1控制U门可实现任意 n 控制U门

一位门和 n 控制U门是通用的

用一位门和 n 控制U门可实现任意2级U门



2级U门是通用的 (即可实现任意U门)

注: 1控制U和 n 控制U中的U是一位门



- 理论上， $\{H, T, CNOT\}$ 构成一个通用门集合（也称基本门），用它们可实现量子计算机
 - ❑ 考虑容错和实现因素（需要用到S门）： $\{H, T, S, CNOT\}$
 - ❑ 还存在其它通用门集合： $\{H, S, CNOT, Toffoli\}$
- 理论上，可将任意U按证明中的方法分解成基本门的组合
 - ❑ 例如：先分解成二级门的乘积，再将二级门可以分解成CNOT和一位门的组合，再将一位门分解成HT的组合
- 但并不是任意的U门都可以有效逼近（尽管一位门可以）
 - ❑ 可证明：某些U，不管用哪个基本门集合来分解，都需要指数多的基本门（见《QCQI》）
- 算法复杂度刻画：需要多少个基本门
 - ❑ 简化：用1控制U和一位门个数刻画（它们可由多项式规模的基本门实现）

计算复杂性



➤ 算法复杂度一般由基本门的个数来刻画

□ 比如某算法计算两个 n 比特数的相加，需要门的数目

$$24n + 2\lceil \log n \rceil + 16$$

□ “该算法运算次数的规模大致为 n ”：在大规模计算时，一般只考虑主要的项（ $24n$ ），并且忽略常数因子

➤ 渐进记号

□ 复杂度 $f(n)$ 是 $O(g(n))$ ：对于充分大的 n ， $f(n) \leq cg(n)$ ，**上界，即规模最大为 $cg(n)$ 的级别**

□ 复杂度 $f(n)$ 是 $\Omega(g(n))$ ：对于充分大的 n ， $f(n) \geq cg(n)$ ，**下界，即规模最小为 $cg(n)$ 的级别**

□ 复杂度 $f(n)$ 是 $\Theta(g(n))$ ：既是 $O(g(n))$ 的，又是 $\Omega(g(n))$ 的，对于充分大的 n ， $c_1g(n) \leq f(n) \leq c_2g(n)$ ，**渐进相等**



➤ 算 例子：



$2n$ 是 $O(n^2)$ 的； 2^n 是 $\Omega(n^3)$ 的；



$7n^2 + \sqrt{n} \log(n)$ 是 $\Theta(n^2)$ 的，因为对于充分大的 n ，
它不小于 $7n^2$ ，不大于 $8n^2$

考虑

➤ 渐进记号

推广： n 趋于某个值（比如 n 足够接近0）

- ❑ 复杂度 $f(n)$ 是 $O(g(n))$ ：对于充分大的 n ， $f(n) \leq cg(n)$ ，上界，即规模最大为 $cg(n)$ 的级别
- ❑ 复杂度 $f(n)$ 是 $\Omega(g(n))$ ：对于充分大的 n ， $f(n) \geq cg(n)$ ，下界，即规模最小为 $cg(n)$ 的级别
- ❑ 复杂度 $f(n)$ 是 $\Theta(g(n))$ ：既是 $O(g(n))$ 的，又是 $\Omega(g(n))$ 的，对于充分大的 n ， $c_1g(n) \leq f(n) \leq c_2g(n)$ ，渐进相等

- 将（乱序的） n 个数字从小到大排列
 - 基本操作：比较-交换，即先比较，若次序不对就交换
 - 复杂度：调用比较-交换操作的次数



➤ 将（乱序的） n 个数字从小到大排列

□ 基本操作：比较-交换，即先比较，若次序不对就交换

□ 复杂度：调用比较-交换操作的次数

➤ 一个初级算法

```
for j = 1 to n-1
    for k = j+1 to n
        compare-and-swap(j,k)
    end k
end j
```

基本思路

n 个数中最小的，放第1
其余 $n-1$ 个中最小的，放第2
其余 $n-2$ 个中最小的，放第3
... ..

所需比较-交换的次数：

$$(n-1) + (n-2) + \cdots + 1 \\ = n(n-1)/2$$

所以该算法复杂度为 $\Theta(n^2)$



➤ 将（乱序的） n 个数字从小到大排列

□ 基本操作：比较-交换，即先比较，若次序不对就交换

□ 复杂度：调用比较-交换操作的次数

➤ 一个初级算法

```
for j = 1 to n-1
  for k = j+1 to n
    compare-and-swap(j,k)
  end k
end j
```

所需比较-交换的次数：

$$(n-1) + (n-2) + \cdots + 1 \\ = n(n-1)/2$$

所以该算法复杂度为 $\Theta(n^2)$

可以证明下界： n 个数的初始顺序有 $n!$ 种。经过 k 次比较-交换操作，最多可将其其中 2^k 种排好，要把所有可能的初始顺序都排好，最少需要

$$\begin{aligned} \log n! &= \log 1 + \cdots + \log n \\ &\geq \log \frac{n}{2} + \log \left(\frac{n}{2} + 1 \right) + \cdots + \log n \\ &\geq \frac{n}{2} \log \frac{n}{2} \\ &\geq \frac{n}{2} \log n - \frac{n}{4} \log n (n \text{ 大时}) \geq \frac{n}{4} \log n \end{aligned}$$

目前已有高级算法可达到 $O(n \log n)$ ，所以一般认为该问题复杂度是 $\Theta(n \log n)$



➤ 人们常根据计算复杂度把问题分为“可解/不可解”两类

□ 可在多项式时间内求解：常称为容易、可解

- 当 α 为常数，复杂度 $O(n^\alpha)$ 被称为 n 的多项式时间复杂度，记为 $\text{poly}(n)$

□ 需用比多项式增长更快的时间求解：常称为指数增长、难、不可解

- “指数增长”不一定准确，存在中间增速，如 $n^{\log n}$ （比多项式快，比指数慢）

□ 举例：求两整数乘积是可解的，因子分解是不可解的（尚未证明）

➤ 尽管多项式、指数的分类很有用，但也有缺点

□ 粗糙：复杂度为 $2^{n/1000}$ 的算法，通常比复杂度为 n^{1000} 的要好（除非 n 特别大时）

□ 严格证明求解一个问题需要指数级运算是困难的

➤ 相关概念：P, NP, NPC, NPI, NP-hard 问题

□ P问题：可以找到一个能在多项式时间内解决它的算法

□ NP问题：可以在多项式时间内验证一个解的问题（**不是非P**）

- 通常认为，NP问题才有可能是P问题（若验证不了就太难了）
- 所有的P类问题都是NP问题
- 终极问题：P是否等于NP？



➤ 相关概念：P, NP, NPC, NPI, NP-hard 问题

□ P问题：可以找到一个能在多项式时间内解决它的算法

□ NP问题：可以在多项式时间内验证一个解的问题（不是非P）

□ NPC问题：是NP问题，且所有NP问题都可规约成它（即，若能在多项式时间内解决该问题，则所有NP问题都能在多项式时间内解决）

- 这种问题有很多：背包问题、旅行推销员问题、顶点覆盖、子图同构问题
- NP问题不一定是难解的，NPC才是，它目前没有多项式算法
- 如果能给NPC问题找一个多项式时间算法，则 $P=NP$
- 因为NPC问题太难，多数人觉得不可能找到多项式时间算法，倾向于 $P \neq NP$



➤ 相关概念：P, NP, NPC, NPI, NP-hard 问题

□ P问题：可以找到一个能在多项式时间内解决它的算法

□ NP问题：可以在多项式时间内验证一个解的问题（不是非P）

□ NPC问题：是NP问题，且所有NP问题都可规约成它（即，若能在多项式时间内解决该问题，则所有NP问题都能在多项式时间内解决）

□ NPI问题：既不是多项式时间可解，又不是NPC的问题

- 存在前提：假设 $P \neq NP$ 成立，则可证明存在NPI问题（证明者构造了一个问题）
- NPI被认为是量子算法的研究目标：很多人怀疑量子计算也不能有效求解NPC
- 人们猜测的NPI问题：因子分解、图同构等



➤ 相关概念：P, NP, NPC, NPI, NP-hard 问题

□ P问题：可以找到一个能在多项式时间内解决它的算法

□ NP问题：可以在多项式时间内验证一个解的问题（**不是非P**）

□ NPC问题：是NP问题，且所有NP问题都可规约成它（即，若能在多项式时间内解决该问题，则所有NP问题都能在多项式时间内解决）

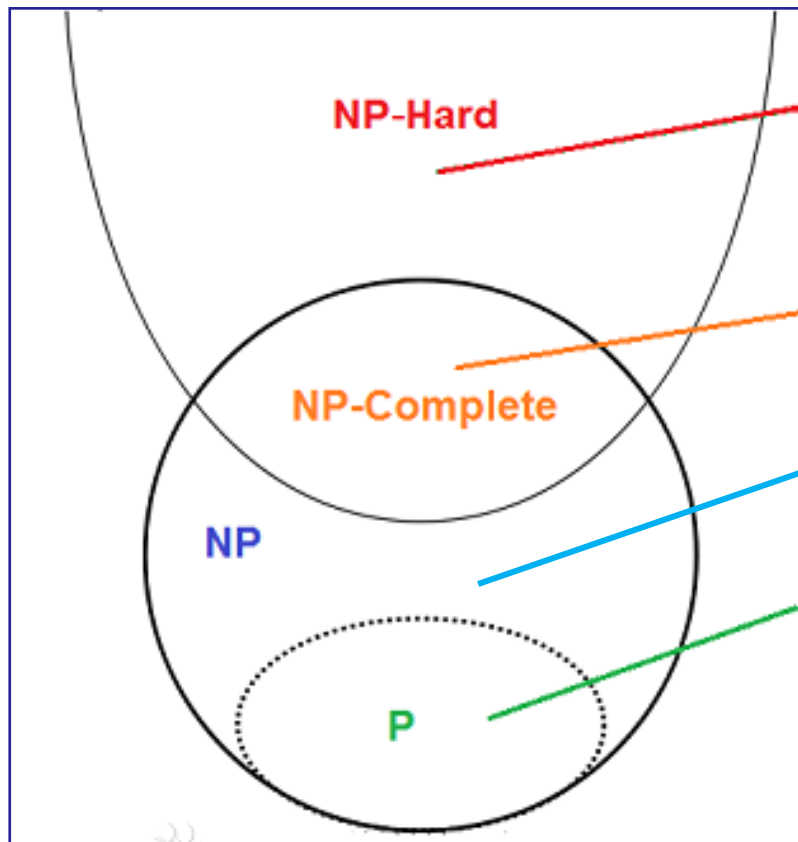
□ NPI问题：既不是多项式时间可解，又不是NPC的问题

□ NP-Hard问题：所有NP问题都可规约成它

- 不要求它是NP，所以NP-Hard问题要比 NPC问题的范围广
- 即使NPC问题发现了多项式级的算法，NP-Hard问题有可能仍然无法有效求解



问题的复杂性分类



例如：图灵停机问题

例如：顶点覆盖问题

猜测：因子分解、图同构

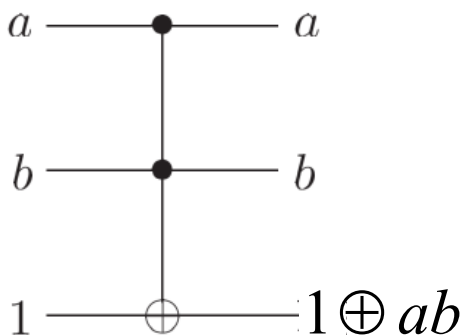
例如：最短路径问题

$P \neq NP$ 假设下的关系图

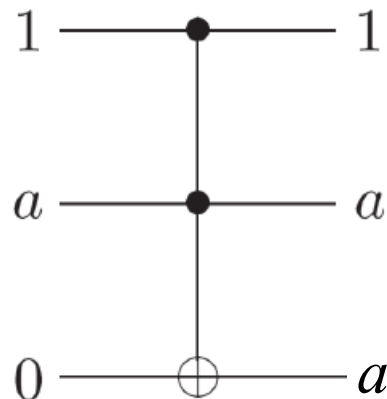
基础量子算法



- 大多经典电路是不可逆的，而量子电路是可逆的，所以不能用直接量子电路实现经典逻辑门
- 利用Toffoli门，量子计算机可以做经典计算机能做的所有**确定性**计算
 - 可以（以可逆方式）实现NAND和FANOUT门
 - 进而可以（以可逆方式）实现经典电路里的其他基本门



实现NAND门



实现FANOUT门（复制**经典**比特）



- 大多经典电路是不可逆的，而量子电路是可逆的，所以不能用直接量子电路实现经典逻辑门
- 利用Toffoli门，量子计算机可以做经典计算机能做的所有**确定性**计算
 - 可以（以可逆方式）实现NAND和FANOUT门
 - 进而可以（以可逆方式）实现经典电路里的其他基本门
- 加上量子随机数，量子计算机也可以做经典计算机可以做的所有**非确定性**计算
 - 非确定性计算的核心是产生随机数（比如用蒙特卡洛方法），量子计算机显然也能产生随机数

量子计算机可以完成所有经典计算任务



- 如何实现一个经典函数 $f(x): \{0,1\} \rightarrow \{0,1\}$?

经过适当的逻辑门（记为 U_f ），可将状态 $|x, y\rangle = |x\rangle \otimes |y\rangle, x, y \in \{0,1\}$ 变为

$$U_f |x, y\rangle = |x, y \oplus f(x)\rangle$$

注：可逆

其中 \oplus 代表模2加

推广：其它定义域、值域上的函数也可以

- 如果 $y = 0$ ，则第二qubit输出 $f(x)$
- 特殊情况：如果 $|y\rangle = \frac{1}{\sqrt{2}}(|0\rangle - |1\rangle) = |-\rangle$ 呢？

$$U_f |x\rangle(|0\rangle - |1\rangle) = U_f |x\rangle|0\rangle - U_f |x\rangle|1\rangle = |x\rangle|0 \oplus f(x)\rangle - |x\rangle|1 \oplus f(x)\rangle$$

$$= |x\rangle[|0 \oplus f(x)\rangle - |1 \oplus f(x)\rangle] = \begin{cases} |x\rangle(|0\rangle - |1\rangle), & \text{当 } f(x) = 0 \\ -|x\rangle(|0\rangle - |1\rangle), & \text{当 } f(x) = 1 \end{cases} = (-1)^{f(x)} |x\rangle(|0\rangle - |1\rangle)$$



- 如果第一寄存器（用一个符号来代表的存储单元，含1或多个qubit）是叠加态，则可实现并行计算

□ 通常用H门作用在 $|0\rangle$ 态上，得到均匀叠加态

$$H \otimes H |00\rangle = \frac{1}{2} (|00\rangle + |01\rangle + |10\rangle + |11\rangle)$$

$$H^{\otimes n} |0^{\otimes n}\rangle = \left[\frac{1}{\sqrt{2}} (|0\rangle + |1\rangle) \right]^{\otimes n} = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{x=0}^{N-1} |x\rangle$$

$$N = 2^n$$

□ 此时执行量子操作，则可并行计算

$$U_f \left[\frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{x=0}^{N-1} |x\rangle |0\rangle \right] = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{x=0}^{N-1} |x\rangle |f(x)\rangle$$

并非直接有用：如果此时进行测量，只能随机得到某一个 $f(x)$ ，并不能得到全部

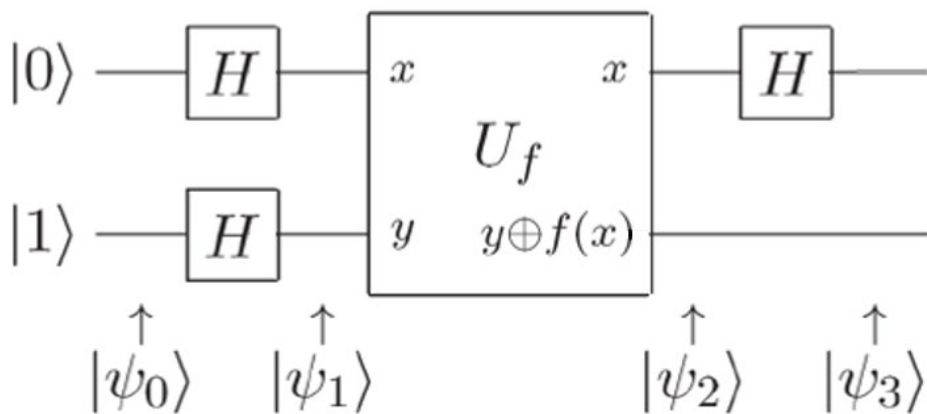


Deutsch's algorithm

算法目的： 得到（输入输出均为0或1）布尔函数 $f(x)$ 的全局信息，即 $f(0) \oplus f(1)$

经典算法： 至少需要2次调用 $f(x)$

量子算法： 只需调用1次 $f(x)$



1. 初态 $|\psi_0\rangle = |01\rangle$ ，执行 $H \otimes H$ 得

$$|\psi_1\rangle = \frac{1}{\sqrt{2}}(|0\rangle + |1\rangle)|-\rangle$$

注：对函数 $f(x) \in \{0,1\}$ ， $U_f: |x\rangle|y\rangle \rightarrow |x\rangle|y + f(x)\rangle$ 作用在 $|x\rangle|-\rangle$ 上的效果：

$$U_f|x\rangle(|0\rangle - |1\rangle) = (-1)^{f(x)}|x\rangle(|0\rangle - |1\rangle)$$

2. 对 $|\psi_1\rangle$ 执行 U_f 得

$$|\psi_2\rangle = \frac{1}{\sqrt{2}}[(-1)^{f(0)}|0\rangle + (-1)^{f(1)}|1\rangle]|-\rangle$$

$$U_f(|0\rangle + |1\rangle)|-\rangle$$

$$= U_f|0\rangle|-\rangle + U_f|1\rangle|-\rangle$$

$$= (-1)^{f(0)}|0\rangle|-\rangle + (-1)^{f(1)}|1\rangle|-\rangle$$

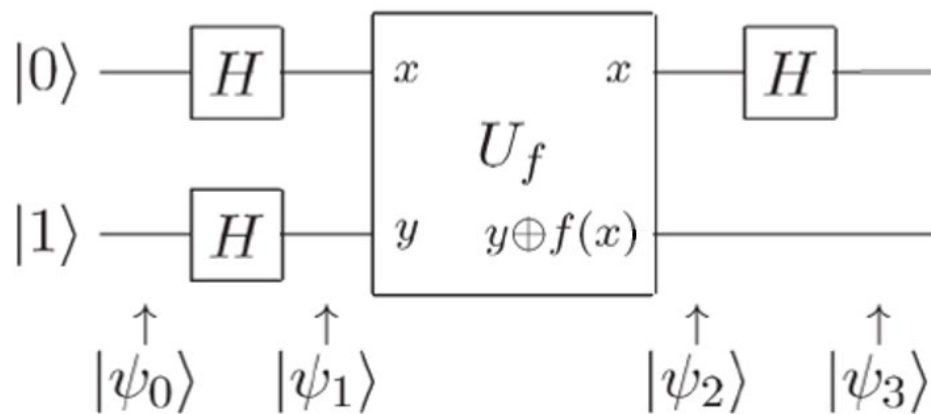
$$= [(-1)^{f(0)}|0\rangle + (-1)^{f(1)}|1\rangle]|-\rangle$$

Deutsch's algorithm

算法目的： 得到（输入输出均为0或1）布尔函数 $f(x)$ 的全局信息，即 $f(0) \oplus f(1)$

经典算法： 至少需要2次调用 $f(x)$

量子算法： 只需调用1次 $f(x)$



4. 最后用 $\{|0\rangle, |1\rangle\}$ 基测qubit 1，得 $|0\rangle$ 意味着 $f(0) = f(1)$ ，得 $|1\rangle$ 则相反

1. 初态 $|\psi_0\rangle = |01\rangle$ ，执行 $H \otimes H$ 得

$$|\psi_1\rangle = \frac{1}{\sqrt{2}}(|0\rangle + |1\rangle)|-\rangle$$

注：对函数 $f(x) \in \{0,1\}$ ， $U_f: |x\rangle|y\rangle \rightarrow |x\rangle|y + f(x)\rangle$ 作用在 $|x\rangle|-\rangle$ 上的效果：

$$U_f|x\rangle(|0\rangle - |1\rangle) = (-1)^{f(x)}|x\rangle(|0\rangle - |1\rangle)$$

2. 对 $|\psi_1\rangle$ 执行 U_f 得

$$|\psi_2\rangle = \frac{1}{\sqrt{2}}[(-1)^{f(0)}|0\rangle + (-1)^{f(1)}|1\rangle]|-\rangle$$

3. 对qubit 1 执行 H 得

$$|\psi_3\rangle = s_+|0\rangle|-\rangle + s_-|1\rangle|-\rangle$$

$$\text{其中 } s_{\pm} \equiv \frac{1}{2}[(-1)^{f(0)} \pm (-1)^{f(1)}]$$

$$f(0) \oplus f(1) = 0 \text{ 时, } s_- = 0; \text{ 反之 } s_+ = 0$$



Deutsch-Jozsa algorithm

有一个黑盒可以计算函数 $f(x): \{0,1,\dots,2^n-1\} \rightarrow \{0,1\}$ ，且 $f(x)$ 有两种类型：对所有 x 是常数 (constant)；一半 x 使函数取0，另一半得1 (balance)

◆ 可访问黑盒：输入 $x \in \{0,1,\dots,2^n-1\}$ ，黑盒返回 $f(x) = 0$ 或 1

◆ 问题：要确定 f 类型最少访问次数？

◆ 经典：一次访问只能获得一个 x 的函数值，最坏时需要访问 $2^{n-1} + 1$ 次

◆ 量子：若允许交换量子比特、执行量子计算，则只需访问1次

$$H^{\otimes n}|x\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{z_1,z_2,\dots,z_n} (-1)^{x \cdot z} |z_1 z_2 \dots z_n\rangle$$

1. 初态 $|\psi_0\rangle = |0^{\otimes n}\rangle|1\rangle$ ，执行 $H^{\otimes n+1}$ 得

$$|\psi_1\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{x \in \{0,1\}^n} |x\rangle|-\rangle$$

2. 执行 $U_f: |x\rangle|y\rangle \rightarrow |x\rangle|y + f(x)\rangle$ 得

$$|\psi_2\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{x \in \{0,1\}^n} (-1)^{f(x)} |x\rangle|-\rangle$$

3. 对前 n 个 qb 执行 $H^{\otimes n}$ 得 (忽略最后 qb)

$$|\psi_3\rangle = \sum_{z_1,z_2,\dots,z_n} s(z_1 z_2 \dots z_n) |z_1 z_2 \dots z_n\rangle$$

其中 $s(z_1 z_2 \dots z_n) \equiv \frac{1}{N} \sum_x (-1)^{x \cdot z + f(x)}$

$$x \cdot z \equiv x_1 z_1 + x_2 z_2 + \dots + x_n z_n$$

4. 测量末态看其是否全0即可判断。注： $s(00 \dots 0) = \frac{1}{N} \sum_x (-1)^{f(x)}$ ：若函数是 cons.，则 $s(00 \dots 0) = \pm 1$ ；若函数是 bal.，则 $s(00 \dots 0) = 0$



- 量子算法的核心：巧妙设计函数和变换，使得问题的解是函数的全局（global）信息，这样就可能通过并行性获得比经典算法更快的量子算法

操作常设为 $U_f : |x\rangle|y\rangle \rightarrow |x\rangle|y + f(x)\rangle$

作用在 $|-\rangle$ 上 $U_f |x\rangle(|0\rangle - |1\rangle) = (-1)^{f(x)} |x\rangle(|0\rangle - |1\rangle)$

作用在均匀叠加态和 $|-\rangle$ 上 $U_f \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{x \in \{0,1\}^n} |x\rangle|-\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{x \in \{0,1\}^n} (-1)^{f(x)} |x\rangle|-\rangle$

对 $|x\rangle$ 做 $H^{\otimes n}$ $H^{\otimes n} |x\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{z_1, z_2, \dots, z_n} (-1)^{x \cdot z} |z_1 z_2 \dots z_n\rangle$



北京邮电大学

Beijing University of Posts and Telecommunications

Email: gaof@bupt.edu.cn

Tel: 86 -10 -62283192

Web: www.bupt.edu.cn

谢谢!

