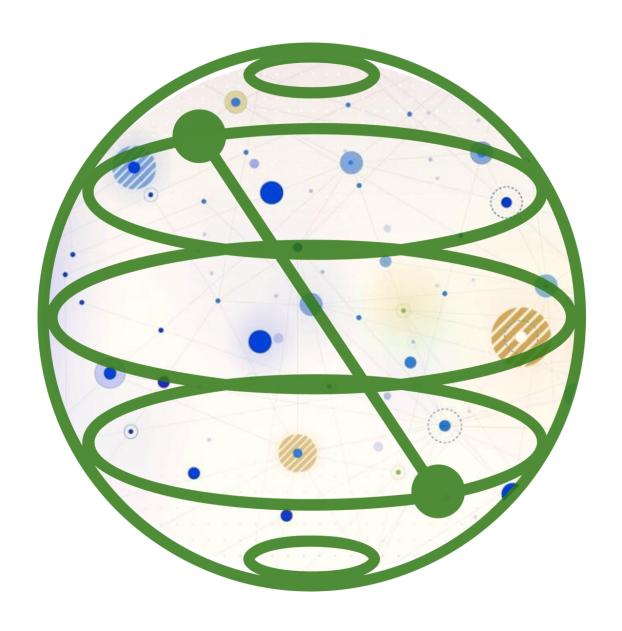
Corso di Quantum Computing -Giorno 5

Corso per Epigenesys s.r.l.

Docenti: Sara Galatro e Lorenzo Gasparini

Supervisore: Prof. Marco Pedicini





Simulazione di circuiti quantistici

- Nonostante l'enorme potenza di calcolo teorica dei computer quantistici, la loro realizzazione non è affatto semplice.
- Gli attuali computer quantistici sono molto **limitati** e non permettono di portare a termine molte delle applicazioni della computazione quantistica già progettate in via teorica.
- La simulazione di computer quantistici su macchine classiche risulta fondamentale per lo sviluppo e la progettazione di applicazioni in ambito quantum computing.
- Sono fondamentali per l'analisi di algoritmi quantistici o per la verifica dell' output di computer quantistici fisici.
- Esistono molti approcci su come implementare una simulazione su un computer classico.
 Noi ci restringeremo a due metodi principali: simulazione di Schrodinger e simulazione di Feynman (anche detto sum-over-paths).

- Questo tipo di simulazione è una tecnica di simulazione fondamentale.
- L'idea è quello di **rappresentare e memorizzare uno stato quantistico** e modificarlo attraverso le computazioni previste da uno specifico circuito.
- Se volessimo rappresentare uno stato quantistico ad n qubit, avremo bisogno di rappresentare un vettore con 2^n entrate complesse.
- Questo subito mette in evidenza le limitazioni di tale simulazione, essendo necessario memorizzare un numero esponenziale di entrate complesse. Possiamo memorizzare il vettore complesso tramite un **array di** 2^n **float**.
- Se usassimo, per esempio, 64 bit per la rappresentazione di un numero complesso come float, avremo bisogno globalmente di $64 \cdot 2^n$ bit. Ciò fa crescere molto velocemente la memoria necessaria per rappresentare un vettore. Già con n = 32, sarebbero necessari circa 8.5 GB di memoria.

■ Supponiamo di voler memorizzare lo stato quantistico |0000⟩. Il vettore sarà di dimensione 16 e sarà il seguente:

$$[1,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0]^T$$
.

- Lo spazio necessario per la memorizzazione di tale vettore è di 128 byte.
- L'altra parte fondamentale della simulazione riguarda la computazione, dunque l'applicazione di operatori quantistici sullo stato quantistico.
- Ricordiamo che una matrice U che agisce su k qubit, non è altro che una **matrice ad** entrate complesse di dimensione $2^k \times 2^k$. Essa può essere estesa ad un'azione globale applicando il prodotto tensoriale con l'operatore identità ed ottenere una matrice $2^n \times 2^n$.
- Rappresentare l'azione di un gate quantistico su uno stato quantistico è quindi implementata tramite una semplice moltiplicazione matrice vettore.

- Memorizzare una matrice che agisce su k qubit risulta estremamente dispendioso, ancora più di quanto serva per la rappresentazione di uno stato quantistico.
- Ricordiamo però che possiamo rappresentare ogni gate quantistico tramite composizioni di gate quantistici elementari.
- Considereremo solo **gate quantistici ad uno e due qubit**. Invece di considerare l'azione globale di un gate ad n qubit, considereremo azioni parziali di gate elementari (di dimensione 2×2 e 4×4).
- L'aggiornamento dello stato $|\psi\rangle$, in seguito all'applicazione di un gate unario sull'*i*-esimo qubit o all'applicazione di un gate binario sui qubit *i* e *j*, può essere portato a termine **in** tempo $O(2^n)$.

- Se in totale il circuito quantistico che vogliamo simulare è formato da m gate elementari, allora il costo in tempo totale per la simulazione è pari a $O(m \cdot 2^n)$.
- Per quanto riguarda la memoria richiesta, vogliamo memorizzare tutto lo statevector, che viene aggiornato ad ogni gate che viene applicato.
- Dunque **lo spazio necessario è**, come già detto, **un** $O(2^n)$ **bit** più un eventuale memorizzazione delle **matrici** che rappresentato i gate quantistici.
- Con questo tipo di simulazione, spazio e tempo crescono esponenzialmente con il numero di qubit presenti nel circuito quantistico.
- La simulazione di Schrodinger è, per tale motivo, più indicato per le simulazioni di circuiti quantistici che prevedono pochi qubit.

Simulazione di Feynman

- L'idea qui è completamente differente dalla simulazione di Schrodinger.
- Non vogliamo memorizzare tutto lo stato quantistico e vogliamo risparmiare sull'utilizzo di spazio. La **simulazione di Feynman** è progettata allo scopo di poter calcolare la probabilità di misurare in output una certa stringa $b \in \{0,1\}^n$.
- Supponiamo di voler simulare un circuito di m gate elementari $[U_1, ..., U_m]$ con vettore iniziale $[0^n)$. La probabilità di misurare la stringa booleana b è data dalla seguente:

$$\langle b|U'_m \cdot \ldots \cdot U'_1|0^n \rangle = \sum_{x_1, \ldots, x_{m-1} \in \{0,1\}^n} \langle b|U'_m|x_{m-1} \rangle \langle x_{m-1}|U'_{m-1}|x_{m-2} \rangle \ldots \langle x_1|U'_1|0^n \rangle.$$

- Ogni scelta $\{x_1, ..., x_{m-1}\}$ rappresenta uno specifico **path**.
- Tale algoritmo **richiede un tempo pari a** $O(4^m)$ **e uno spazio pari a** O(n+m). Questo tipo di approccio in generale peggiora considerevolmente il costo di tempo ma migliora il costo della memoria richiesta.

Simulazione priva di entanglement

- Un caso di simulazione di circuito quantistico estremamente semplificato è previsto quando si è certi che nel corso della computazione quantistica non ci siano stati in entanglement.
- ullet Ogni volta lo stato quantistico può essere rappresentato come **stato prodotto di** n **qubit**.
- Ogni qubit è rappresentato con un vettore complesso a due entrate.
- Senza calcolare necessariamente lo stato vettore globale, **memorizziamo solo gli** n **vettori indipendenti**.
- L'applicazione di un gate quantistico a questo punto si ha su un singolo qubit, indipendente dagli altri.
- Tale operazione è una semplice operazione matrice-vettore di dimensione 2×2 .

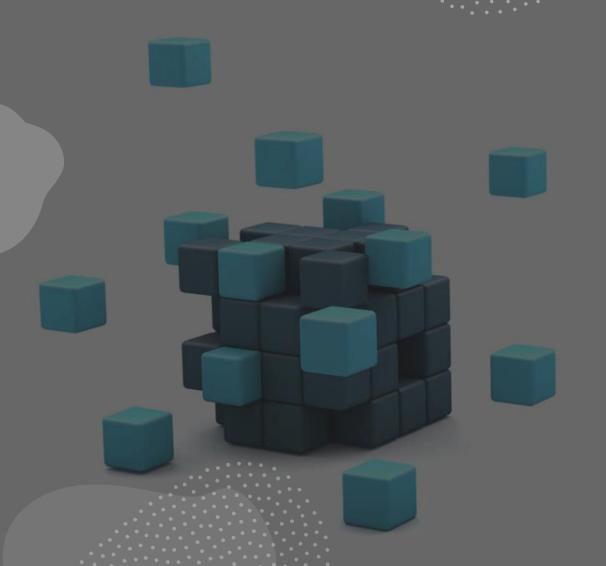
Up-to-date Shor

Tornando a Shor...

	Shor	Beauregard	Gidney-Ekera
Elementary Gates	$O(n^3)$	$O(n^3 \log n)$	$O(n^2 \log n)$
Logical Qubit	3n	2n + 3	$3n + O(n\log n)$

Breaking RSA-2048

- Seguendo l'implementazione proposta da Gidney-Ekera nella loro variante dell'algoritmo di Shor, per rompere lo schema RSA a 2048 bit, sarebbero necessari 14238 qubit logici.
- Si è stimato inoltre che per la realizzazione di un qubit logico siano necessari circa 1583 qubit fisici a superconduttori.
- Ciò comporta la possibilità di riuscire a rompere efficientemente RSA-2048 con circa 20 milioni qubit fisici.
- Le stime riportano inoltre che il tempo di esecuzione risulta pari a 8 ore circa.
- Utilizzando per esempio come alternativa, la variante di Beauregard, in numero di qubit diminuirebbe ma il costo computazione subirebbe un aumento non trascurabile.



Hidden Subgroup Problem

Hidden Subgroup Problem

- L'Hidden Subgoup Problem è un problema di teoria dei gruppi puramente teorico.
- La sua importanza è nata soprattutto in riferimento al contesto quantistico, dato che il problema generalizza una categoria di problemi significativi.
- In particolare l'HSP risulta essere un problema a cui si riconducono molti problemi classici la cui risoluzione su un computer quantistico è esponenzialmente più veloce rispetto ad un computer classico.
- Vedremo brevemente come possiamo ridurre tre dei problemi che abbiamo visto nell'ottica dell'Hidden Subgroup Problem.

Hidden Subgroup Problem

■ Sia G un gruppo e $H \leq G$. Sia $f: G \to S$ una funzione che mappa un elemento del gruppo in una stringa binaria. Diremo che f nasconde H se vale la seguente:

$$f(g_1) = f(g_2) \Leftrightarrow g_1 H = g_2 H \Leftrightarrow g_1^{-1} g_2 \in H$$
.

 \blacksquare Ciò significa che f assume un valore costante su differenti laterali di H.

- HSP \rightarrow Sia G un gruppo e $H \leq G$ un sottogruppo sconosciuto. Sia $f: G \rightarrow S$ una funzione che nasconde H. Il problema consiste nel trovare un insieme generante per H solo usando le informazioni date da f.
- Lo strumento fondamentale alla base della soluzione quantistica che vedremo è la Quantum Fourier Transform, alla cui base c'è il cosiddetto **carattere** $\chi_g(h) = e^{\frac{2\pi igh}{N}}$.

QFT abeliana

- Analizzeremo il problema nel caso abeliano (l'operazione del gruppo è commutativa).
- La QFT abeliana definita su un gruppo G è un operatore quantistico definito come segue:

$$QFT_G = \frac{1}{\sqrt{|G|}} \sum_{g,h \in G} \chi_g(h) |g\rangle \langle h|$$

- In questo caso stiamo codificando ogni elemento del gruppo G con uno stato quantistico della base computazionale standard.
- Definiamo anche due operatori ausiliari:

$$\tau_t = \sum_{g \in G} |t + g\rangle\langle g| \qquad \qquad \varphi_h = \sum_{g \in G} \chi_g(h) |g\rangle\langle g|$$

Soluzione quantistica abeliana

- L'algoritmo opera su due registri, uno ad n qubit e l'altro ad m qubit.
- 1) Inizializziamo il circuito nello stato $|0^n\rangle|0^m\rangle$.
- 2) Applichiamo la QFT_G sul primo registro:

$$(QFT_G \otimes \mathbb{I}^{\otimes m})|0^n\rangle|0^m\rangle = \frac{1}{\sqrt{|G|}} \sum_{g \in G} |g\rangle|0^m\rangle$$

3) Procediamo con l'applicazione di U_f :

$$U_f\left(\frac{1}{\sqrt{|G|}}\sum_{g\in G}|g\rangle|0^m\rangle\right) = \frac{1}{\sqrt{|G|}}\sum_{g\in G}|g\rangle|f(g)\rangle = \frac{1}{\sqrt{|T|}}\sum_{t\in T}\tau_t|H\rangle|f(t)\rangle$$

Soluzione quantistica abeliana

4) Applichiamo nuovamente la QFT_G sul primo registro:

$$QFT_{G}\left(\frac{1}{\sqrt{|T|}}\sum_{t\in T}\tau_{t}|H\rangle|f(t)\rangle\right) = \frac{1}{\sqrt{|T|}}\sum_{t\in T}QFT_{G}\tau_{t}|H\rangle|f(t)\rangle$$

$$\frac{1}{\sqrt{|T|}}\sum_{t\in T}\varphi_{t}QFT_{G}|H\rangle|f(t)\rangle = \frac{1}{\sqrt{|H^{\perp}|}}\sum_{t\in T}\varphi_{t}|H^{\perp}\rangle|f(t)\rangle$$

- 5) Infine misuriamo il primo registro. Otteniamo così un **elemento randomico di** H^{\perp} .
- Bastano poche iterazioni per ottenere con buona probabilità un insieme generante per H^{\perp} , da cui poi si può applicare un semplice algoritmo classico per ricavare H.

Alcuni casi di HSP

 Passiamo a vedere il motivo per cui questo problema è importante, mettendo in luce tre problemi importanti che si riducono all'HSP.

Simon

Ţ

Data una funzione booleana $f: \{0,1\}^n \to \{0,1\}^n$ di periodo s, trovare s.

Logaritmo discreto



Dato un gruppo $G = \langle g \rangle$ di ordine N e un elemento $A \in G$, trovare l'intero a tale che $g^a \equiv_N A$.

Period-finding



Data una funzione $f: \mathbb{N} \to \mathbb{Z}_N$ tale che esista r per cui $f(a) = f(b) \Leftrightarrow a \equiv_r b$, trovare l'ordine r.

Riduzione ad HSP

- L'idea generale per ridurre un problema ad un altro è quella di riuscire a tradurre l'input di un problema in un input dell'altro e far si che una soluzione del problema a cui ci riduciamo, identifichi la soluzione del problema da ridurre.
- Nello specifico dell'HSP: convertiremo l'input in un input HSP, formata dal gruppo G e la funzione f che nasconde H, il quale identifica la soluzione al problema da ridurre.

Simon



- $G = \{0,1\}^n \text{ con lo } \oplus$
- $H = \{0, s\} \le G$
- Come f prendiamo la f in input al problema

Logaritmo discreto

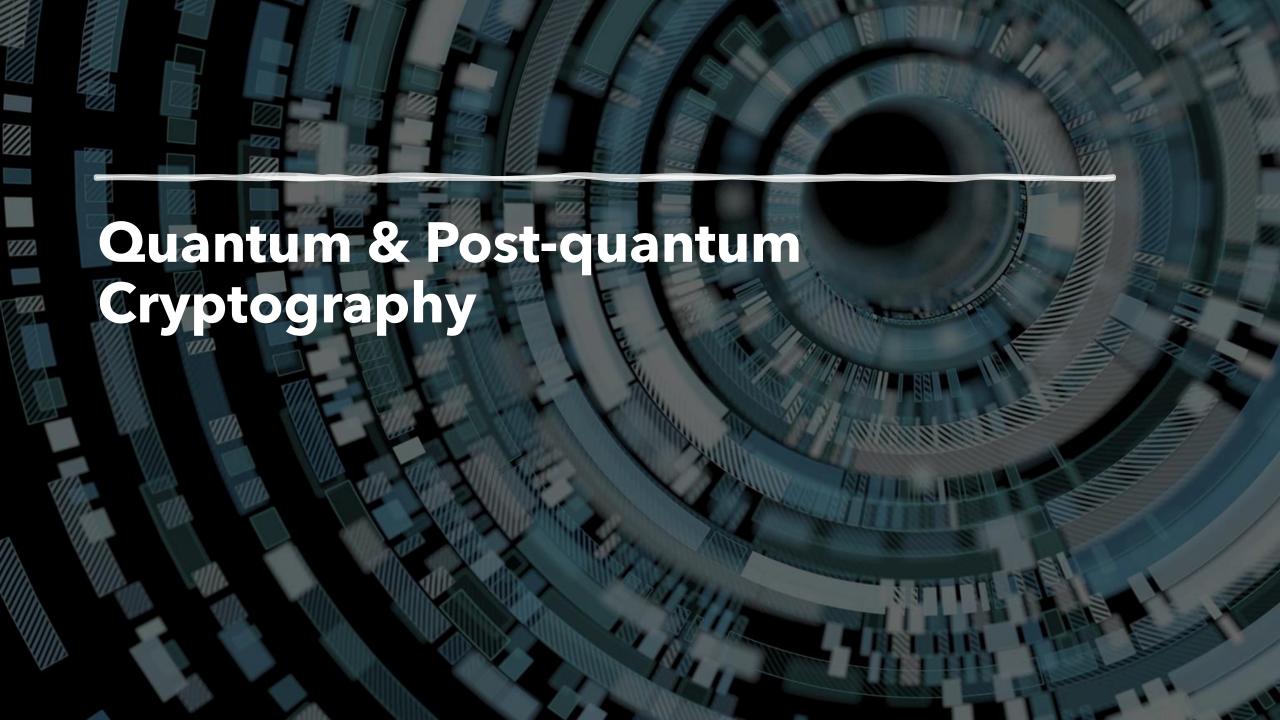


- $G = \mathbb{Z}_N \times \mathbb{Z}_N$
- $f: G \to \langle g \rangle \text{ con } f(u, v) = A^u g^v$
- $H = \{(u, v) | f(u, v) = 1\} \le G$

Period-finding



- $G = \mathbb{Z}_{\varphi(N)}$
- $H = \langle r \rangle \leq G$
- Come f prendiamo la stessa f in input al problema



Quantum Cryptography

- La maggior parte dei sistemi crittografici a chiave pubblica possono essere rotti dall'algoritmo di Shor se in possesso di un computer quantistico sufficientemente potente.
- La Quantum Cryptography è una branca della crittografia che si occupa dello sviluppo di sistemi crittografici la cui sicurezza si basa esplicitamente su effetti quantistici.
- Ovviamente uno dei principali svantaggi riguarda la necessità che tutte le parti coinvolte nello schema crittografico siano in possesso di un computer quantistico.

- Analizzeremo in particolare un protocollo di Quantum Key Distribution molto importante, il famoso protocollo BB84.
- L'idea è sempre quella in cui due parti, Alice e Bob, devono scambiarsi una chiave da poter riutilizzare per comunicazioni future.

BB84 QKD

- Descriviamo l'importante protocollo di Bennett e Brassard, il quale permette ad Alice e Bob di ottenere una stringa binaria in comune come partenza per la chiave condivisa.
- Consideriamo le seguenti due possibili basi computazionali:



■ Identificheremo la base Z con il bit 0 e la base X con il bit 1.

BB84 QKD

- 1) Alice sceglie n bit randomici $a_1, ..., a_n$ e n basi randomiche $b_1, ..., b_n$. Alice codifica il bit a_i nella base b_i e invia tali qubit a Bob su un canale quantistico pubblico.
- 2) Bob sceglie n basi randomiche $b'_1, ..., b'_n$ e misura i qubit ricevuti rispetto a tali basi b'_i , ottenendo così gli n bit $a'_1, ..., a'_n$.
- 3) Bob invia le basi $b'_1, ..., b'_n$ ad Alice (Alice è sicura che Bob abbia misurato i qubit da lei inviati). Alice invia le sue basi $b_1, ..., b_n$ a Bob. In media, per metà delle volte, le basi b_i e b'_i coincidono. Per queste basi abbiamo $a_i = a'_i$. Sia Alice che Bob conoscono le posizioni per cui tale uguaglianza è vera; chiamiamo **stringa comune** tale sequenza di indici.
- 4) Alice sceglie $\frac{n}{4}$ indici della stringa comune ed invia a Bob sia tali posizioni che i relativi valori a_i . Bob procede verificando se tali valori coincidono con i propri a'_i .
- 5) Se la verifica ha avuto successo, scartano i bit di test e usano i restanti bit come chiave condivisa.

BB84 QKD

- Dove risiede la sicurezza del protocollo?
- C'è una proprietà fondamentale della meccanica quantistica che è alla base della sicurezza di questo schema di scambio della chiave.
- Dato che un eventuale attaccante Eve, che vuole intercettare la comunicazione, non conosce le basi b_i scelte da Alice, l'unico modo che ha per ottenere informazioni è quello di misurare i qubit sul canale quantistico.
- Eve misura i qubit inviati ad Alice, facendo collassare il sistema o parte di esso, rendendo evidente a Bob il tentativo di intercettazione.
- Sottolineiamo il fatto che per eseguire questo protocollo è necessario che:
 - Alice e Bob siano in possesso di un computer quantistico,
 - Alice e Bob abbiano accesso ad un canale di comunicazione quantistico ed uno classico.

Post-Quantum Cryptography

 Con Crittografia Post-Quantum (PQC) ci riferiamo al campo della crittografia che mira a sviluppare schemi crittografici resistenti a computer sia classici che quantistici.

Algorithm	Functionality	Security	Impact	Mitigation
Shor	Factoring	poly(n)	RSA	PQC
Shor	DLP	poly(n)	DH, DSA, ECC	PQC
Grover	Key search	$2^{\frac{n}{2}}$	Sym. algorithm	Sufficient Key length
Grover	Pre-image	$2^{\frac{n}{2}}$	Hash function	Sufficient Hash length
ВНТ	collision	$2^{\frac{n}{3}} \circ 2^{\frac{2n}{5}}$	Hash function	Sufficient Hash length

Post-Quantum Cryptography

- Per lo sviluppo di sistemi post-quantum sono state usate diverse strutture matematiche come base per problemi computazionalmente difficili grazie ai quali poter migrare ad una crittografia post-quantum. Tra queste riportiamo:
 - Lattice-based cryptography: basato sulla difficoltà di problemi su reticoli come SVP e LWE.
 - Code-based cryptography: basato sulla difficoltà di decodificare un codice lineare.
 - Multivariate cryptography: basato sulle equazioni multivariate come HFE.
 - Hash-based cryptography: basato solo sull'uso di funzioni hash.
 - Isogeny-based cryptography: basato sulla difficoltà di problemi su curve ellittiche.

Le tecniche post-quantum sono molte, ma ben poche sono sopravvissute.

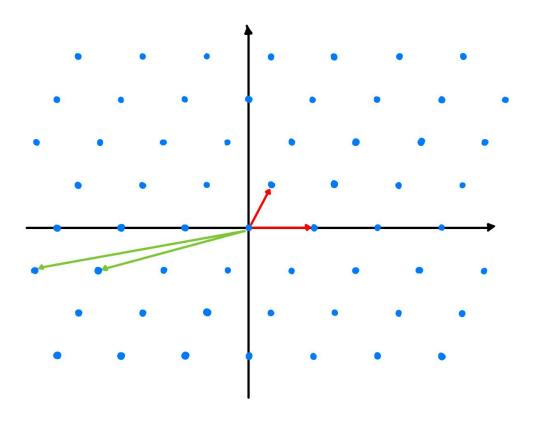
NIST Standardization

- Proprio per l'impatto che ha avuto l'algoritmo di Shor nella moderna crittografia a chiave pubblica, il National Institute of Standard Technologies ha avviato un programma di standardizzazione degli algoritmi post-quantum.
- Ci sono state moltissime valutazioni effettuate su moltissimi tipi di schemi crittografici proposti. Il NIST alla fine, nel 2022, ha annunciato i 4 finalisti come possibili schemi crittografici post-quantum.

PQC Algorithm	Cryptographic family	Application
CRYSTALS-Kyber	Lattice	Key encapsulation
CRYSTALS-Dilithium	Lattice	Digital Signature
FALCON	Lattice	Lightweight DS
SPHINCS+	Hash	Digital Signature

Lattice Based Cryptography

■ Un **reticolo** è una collezione di punti regolarmente distribuiti all'interno di uno spazio.



• Un reticolo è l'insieme di tutte le combinazioni lineari intere di n vettori linearmente indipendenti:

$$\mathcal{L} = \{ \sum_i c_i v_i \mid c_i \in \mathbb{Z} \}.$$

• Una base $B = \{b_1, ..., b_n\}$ di un reticolo è un insieme di vettori linearmente indipendenti che genera l'insieme \mathcal{L} :

$$\mathcal{L}(B) = \{ \sum_{i} c_i b_i \mid c_i \in \mathbb{Z} \}.$$

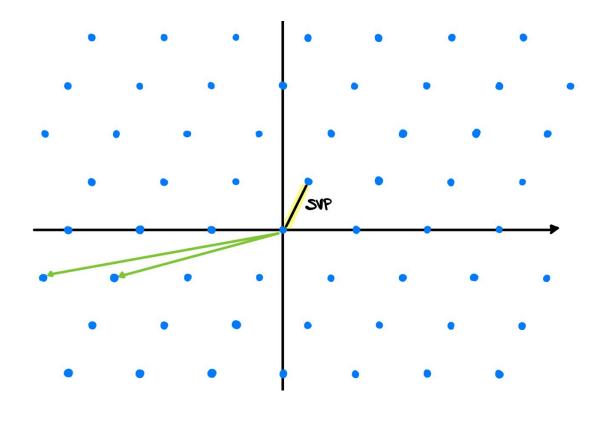
■ La base di un reticolo £ non è unica.

SVP e CVP

- Cominciamo con due problemi su reticoli di facile comprensione.
- Shortest Vector Problem: dato un reticolo \mathcal{L} , trovare il vettore non nullo $v \in \mathcal{L}$ più corto, cioè tale che

$$||v|| = \min_{v'} ||v'|| := \lambda(\mathcal{L}).$$

 La difficoltà sta nel fatto che non si è in grado di ridursi ad un vettore corto partendo da una bad-basis.



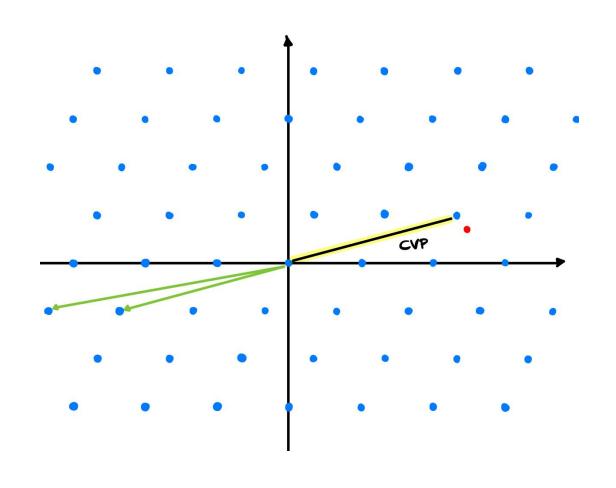
SVP e CVP

• Closest Vector Problem: dato un reticolo \mathcal{L} e un vettore target v, trovare il vettore non nullo $u \in \mathcal{L}$ più vicino a v, cioè tale che

$$d(u,v) = \min_{u'} d(u',v).$$

 Analogamente all'SVP, la difficoltà si basa sul fatto di non avere a disposizione una good-basis.

 Possiamo notare che SVP è un caso particolare di CVP.



Learning With Errors

- Il problema fondamentale su reticoli alla base degli algoritmi post-quantum è il cosiddetto Learning With Errors (LWE).
- L'idea di base è introdurre dell'errore all'interno di equazioni per rendere difficile l'inversione del calcolo.
- Sia $s \in \mathbb{Z}_q^n$ un vettore segreto e sia χ una distribuzione di probabilità d'errore su \mathbb{Z}_q . Viene costruita una **distribuzione** $A_{s,\chi}$ di m vettori in $\mathbb{Z}_q^n \times \mathbb{Z}_q$ nel seguente modo:
 - 1) Viene scelto uniformemente un elemento $a_i \in \mathbb{Z}_q^n$.
 - 2) Dalla distribuzione χ viene preso un errore $\epsilon_i \in \mathbb{Z}_q$.
 - 3) Si calcola $b_i = \langle a_i, s \rangle + \epsilon$.
 - 4) Si aggiunge il vettore (a_i, b_i) come sample per $A_{s, \gamma}$.
- Dati come parametri q, χ e data in input la matrice $A_{s,\chi}$, **trovare** s.

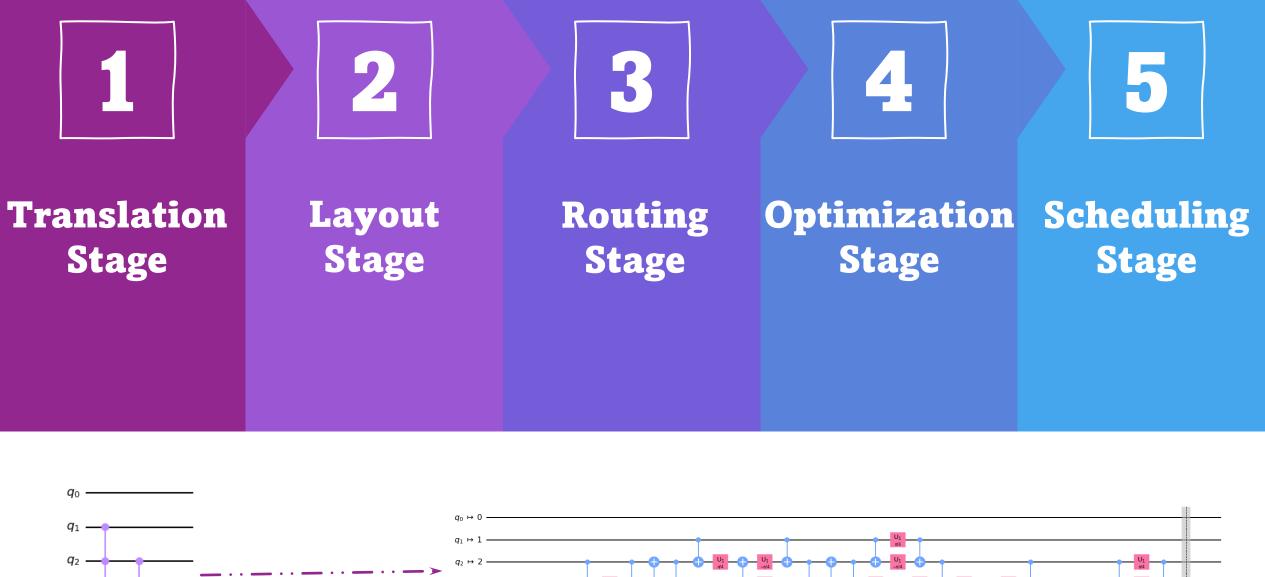
LWE cryptosystem

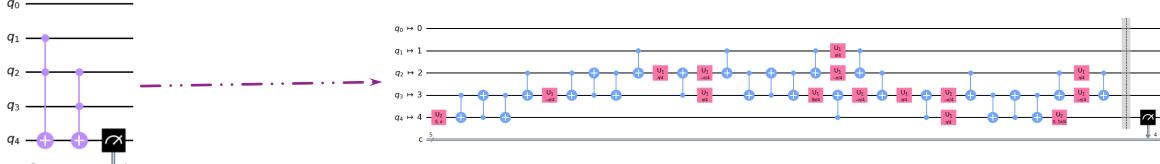
- Il primo crittosistema (a chiave pubblica) nato dalla difficoltà dell'LWE è dovuto a Regev.
 Vediamone brevemente il funzionamento.
- Chiave privata: il vettore segreto $s \in \mathbb{Z}_q$.
- Chiave pubblica: si prendono m sample (a_i, b_i) dalla distribuzione LWE $A_{s,\chi}$.
- Encryption:
 - Viene cifrato bit per bit.
 - Per ogni bit del messaggio viene scelto randomicamente un $r \in \{0,1\}^m$.
 - Se il bit è 0, il cifrato sarà dato da $(\sum_i a_i r_i, \sum_i b_i r_i)$. Se il bit è 1, il cifrato sarà $(\sum_i a_i r_i, \left\lfloor \frac{q}{2} \right\rfloor + \sum_i b_i r_i)$.
- **Decryption**: decifriamo la coppia (a,b) come il bit 0 se $b-\langle a,s\rangle$ è più vicino a 0 che a $\left\lfloor \frac{q}{2} \right\rfloor$ modulo q.



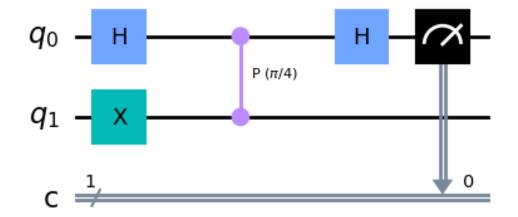
Introduzione

- Dato un circuito è necessario effettuare il transpiling prima di poterlo eseguire, così da renderlo compatibile con la macchina che vogliamo usare.
- Questo processo può anche essere sfruttato per ottimizzare il circuito, riducendo così l'effetto del rumore.
- Qiskit ha delle funzioni predefinite per tradurre i circuiti sulla topologia della macchina, funzioni che possiamo utilizzare o con parametri preimpostati o con specifiche ad-hoc per il nostro circuito.
- I **livelli di ottimizzazione** variano da 0 a 3, identificando un ordine crescente di ottimizzazione, e si basano tutti su **procedimenti euristici**.
- In generale, il processo di transpiling può essere suddiviso in 5 step.





Supponiamo di avere il seguente circuito

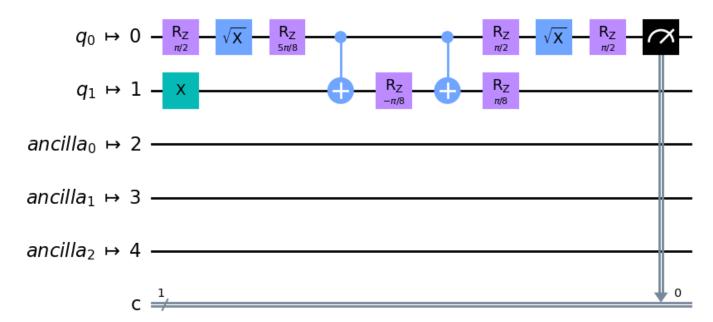


e di volerlo eseguire sulla macchina **FakeVigoV2**, una macchina dotata di cinque qubit che supporta le seguenti operazioni:

```
['id', 'rz', 'sx', 'x', 'cx', 'measure', 'delay']
```

Il risultato di questa traduzione è il seguente:

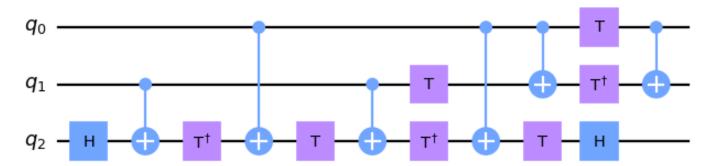
Global Phase: 9π/16



1

Due osservazioni importanti:

- 1) Se lo **SWAP gate** non è nella base, allora serviranno tre **CNOT** per simularlo;
- 2) Un **Toffoli gate** (**CCX**) è un gate a tre qubit e pertanto dovrà essere **sempre decomposto**:



1

Il circuito che definiamo è un **entità astratta**: dobbiamo trovare una **mappa iniettiva** che metta in relazione i nostri qubit virtuali con quelli fisici.

Qiskit si occupa di questo passaggio in **autonomia** e la sua scelta dipende dalle proprietà del circuito, dalla macchina utilizzata, dal livello di ottimizzazione scelto e dal **layout iniziale**.

Possiamo definire manualmente tale layout oppure cercarlo tramite i metodi di Qiskit, nei quali si susseguono due step:

- 1) Trovare, se esiste, un layout perfetto;
- 2) Procedere **per metodi euristici** per trovare il layout migliore (se quello perfetto non esiste).

2

Più in dettaglio, il primo step si può effettuare tramite due strategie:

a) TrivialLayout, che mappa ogni qubit virtuale sul qubit fisico con lo stesso indice, ossia

$$[0,1,2,3,4] \rightarrow [0,1,2,3,4]$$

Se fallisce, allora invoca la seconda strategia.

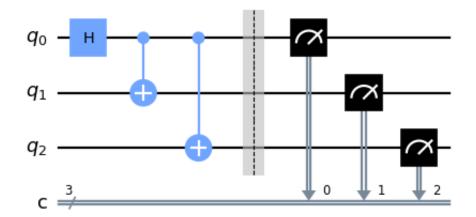
b) VF2Layout, che modellizza la ricerca di un layout come un problema di isomorfismo tra grafi. Se più di una soluzione è trovata, allora si eseguono alcune prove per scegliere quella con minor errore (in media).

2

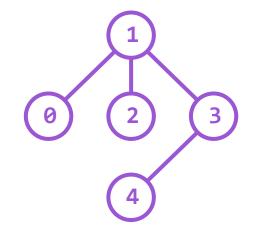
- a) SabreLayout, che consiste nel partire da un'inizializzazione randomica ed eseguire una routine più volte, avanti e indietro nel circuito, permutando e aggiungendo SWAP gate per sistemare la configurazione;
- **b)** TrivialLayout, usato sempre per ottimizzazione di livello 0;
- c) DenseLayout, usato per ottimizzazione di livello 1 se nel circuito sono presenti operazioni di controllo. Trova il sottografo con maggiore connettività dato il numero di qubit nel circuito.

2

Esempio:

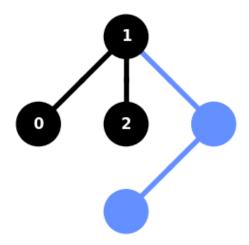


Device Topology:

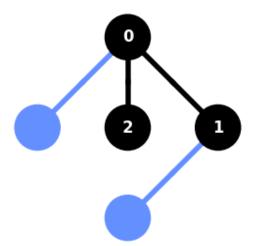


2

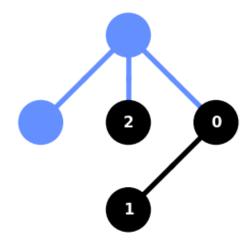




Opt. Lv. 3



Manual layout:



Virtual -> Physical
 0 -> 3
 1 -> 4
 2 -> 2

2

Dovremo quindi assicurarci che due qubit che interagiscano tra loro siano vicini, per poter effettivamente applicare il relativo gate.

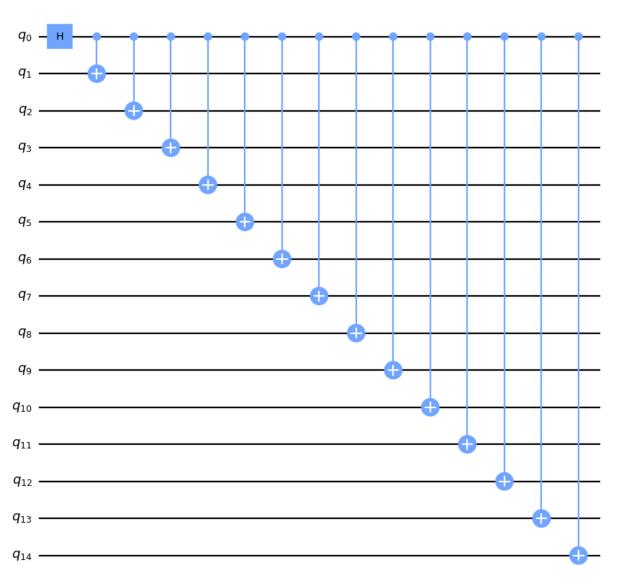
A tal fine, sarà necessario dunque porre degli **SWAP gate**, che però sappiamo essere costosi da simulare. Vogliamo quindi trovare una configurazione che abbia un **numero minimo di SWAP**.

Trovare questa configurazione ottimale è però un problema NP-Hard. Si usa pertanto un algoritmo stocastico ed euristico chiamato SabreSwap per trovare una soluzione che sia la migliore possibile.

3

Routing Stage

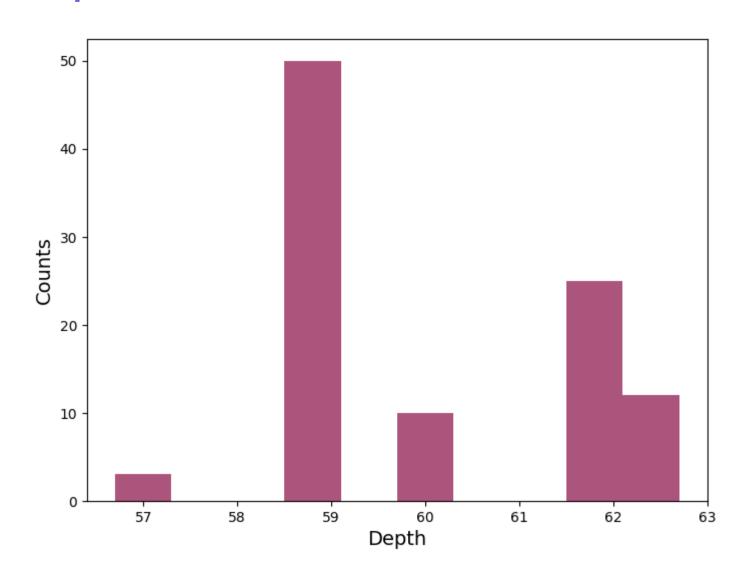
Esempio:



3

Routing Stage

Esempio:



3

Routing Stage

Decomporre i nostri circuiti nei gate base della macchina target e aggiungere gli SWAP gate fa aumentare velocemente la **profondità** del nostro circuito e il **numero di gate** presenti in esso.

Esistono però delle routine per combinare ed eliminare i gate, così da ottimizzare il circuito ove possibile.

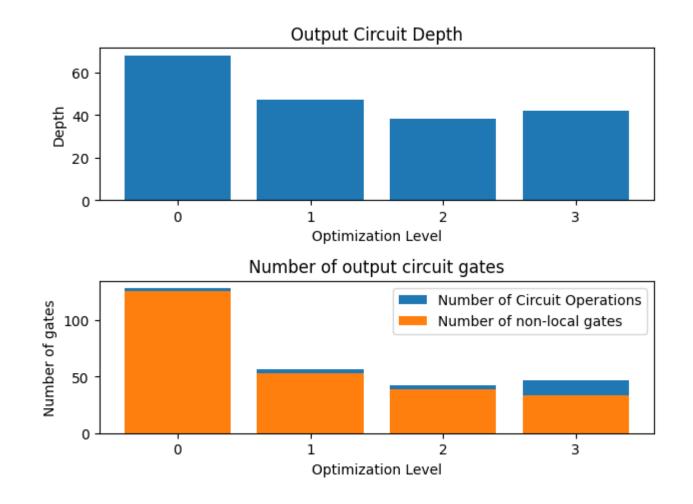
Queste routine dipendono dal livello di ottimizzazione che scegliamo.

Se riprendiamo ad esempio le **rotazioni della QPE** della scorsa volta:

$$q - P_{\pi/2} - P_{\pi/2} - \cdots + q - P_{\pi}$$

4

Riprendendo l'esempio dello step precedente:

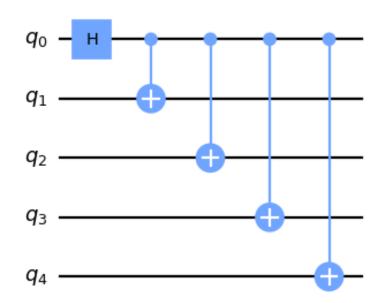


4

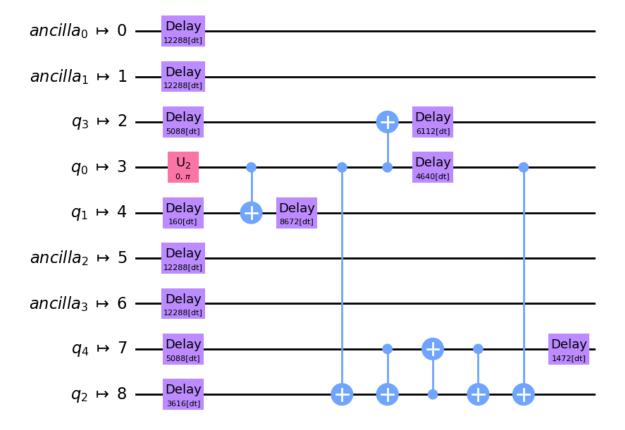
Dopo tutti questi stage, possiamo occuparci dello scheduling delle operazioni, così da tener conto del tempo di inattività nel circuito.

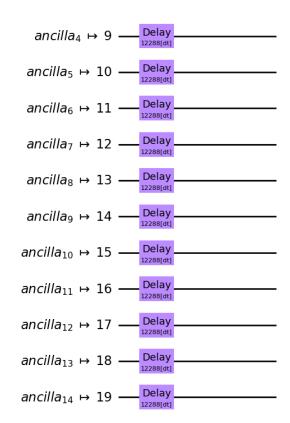
Possiamo vedere i periodi di inattività come a delle «operazioni» di delay, così da poterne tenere conto tra l'esecuzione delle istruzioni.

Ad esempio:



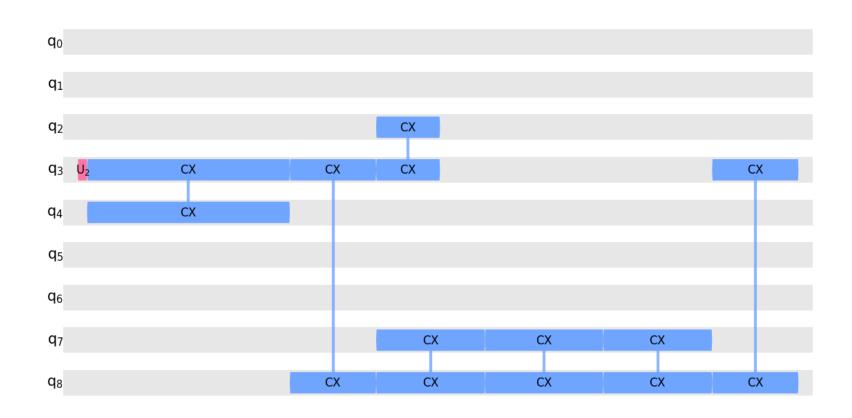
5





5

Concentrandoci sui tempi di inattività:



5

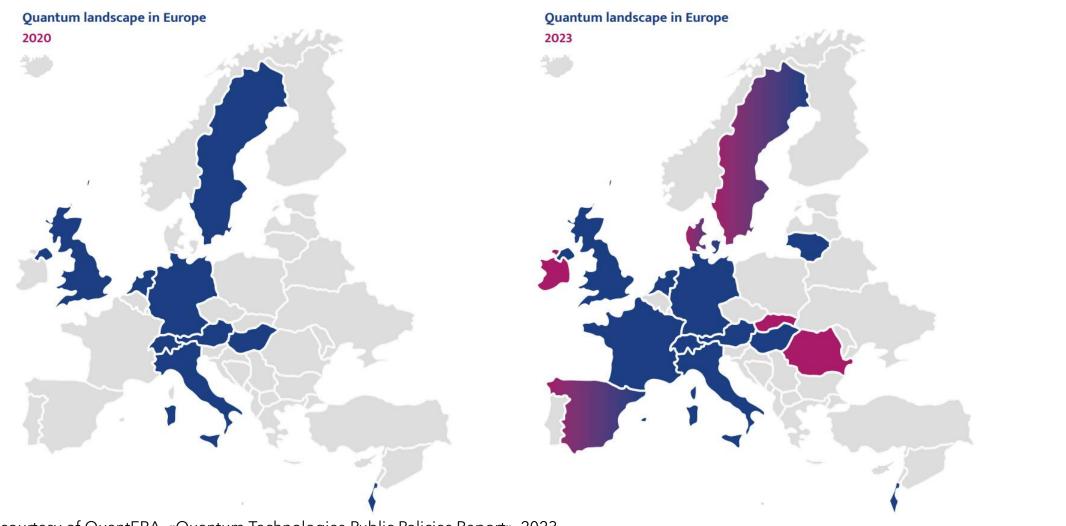
- 1) Analisi del circuito, eseguita tramite i passaggi ALAPSchedulingAnalysis o ASAPSchedulingAnalysis, che tengono traccia dei tempi di inizio di ogni istruzione
- 2) Mappatura dei vincoli, eseguita tramite passaggi aggiuntivi che vengono eseguiti successivamente per tenere conto dei vincoli di macchina;
- 3) Aggiunta dei delay nel tempo di inattività di un qubit.

Per analisi più approfondite, vi rimandiamo alla documentazione del transpiler: <u>Qiskit Transpiler</u>.

5

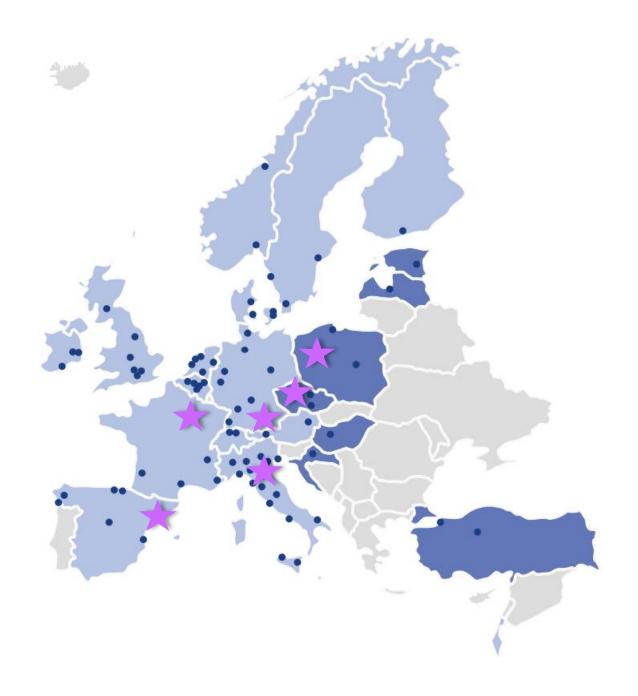


Situazione Europea Attuale



Situazione Europea: Hubs

©Image courtesy of QuantERA, «Quantum Technologies Public Policies Report», 2023



Focus on: Italia

- Nel 2022 il PNRR ha definito i seguenti obiettivi:
 - a) Far diventare l'Italia una dei protagonisti nell'ambito delle tecnologie quantistiche;
 - b) Rendere l'Italia indipendente dal punto di vista tecnologico;
 - c) Creare degli standard di misurazione universali e riproducibili;
 - d) Promuovere corsi interdisciplinari di educazione di alto livello nel settore.
- Le principali aree di interesse sono il Quantum Computing e le sue simulazioni, la Quantum Communication, Quantum Sensing and Metrology e la creazione di infrastrutture quantistiche.
- Si occupano di gestire i fondi e i progetti il MIUR, il CNR, l'INFN e il NQSTI.
- L'obiettivo principale è creare una **rete nazionale di ricerca in ambito quantistico**, sia da un punto di vista di capitale umano che di infrastrutture.

Come definire un computer quantistico?

- Tra il 1980 e il 1982, Paul Benioff pubblica una prima definizione di macchina di Turing quantistica, modello astratto per analizzare la computazione quantistica.
- Da un punto di vista più pratico, un qualsiasi computer quantistico deve rispettare i cosiddetti Criteri di DiVincenzo:
 - Il sistema deve essere scalabile con un qubit ben definito;
 - 2) Il sistema deve poter essere inizializzato a uno stato di facile riproducibilità;
 - 3) Si devono avere lunghi **tempi di decoerenza**;
 - Deve esistere un insieme di gate universali per il sistema;
 - 5) Deve esistere un'operazione di **misura**.
- Successivamente sono stati aggiunti altri due criteri riguardanti la comunicazione:
 - 1) Deve essere possibile passare le informazioni dai qubit stazionari ai qubit mobili;
 - 2) Si deve poter trasmettere fedelmente i qubit mobili tra località diverse.

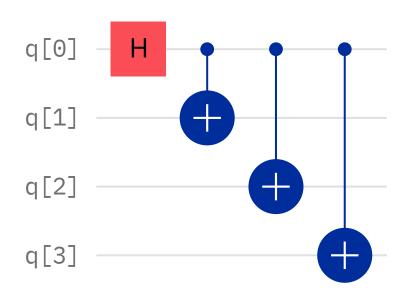
IBM Quantum Computing

- L'IBM ha iniziato il suo progetto di ricerca nel settembre del 1990, focalizzando i suoi sforzi nel costruire computer scalabili e sulla divulgazione scientifica.
- Sono disponibili oltre 20 macchine tra computer quantistici e simulatori, ognuna delle quali è dotata di caratteristiche specifiche e ottimali per problemi diversi.
- Il paradigma sottostante ad ognuna di questa macchine è comunque quello dei superconduttori. Le proprietà della macchina dipendono dalla topologia della QPU.
- Ad oggi, sono disponibili 6 diverse QPU:



IBM Quantum Computing

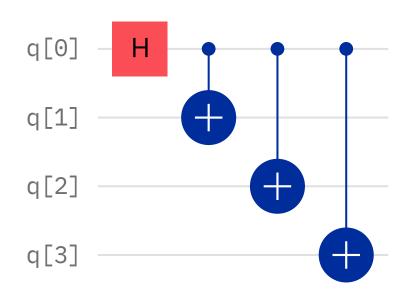
L'IBM ha definito due approcci diversi per interagire con le loro macchine: il software
 Qiskit e il linguaggio OpenQASM.



```
from qiskit import QuantumRegister,
       ClassicalRegister, QuantumCircuit
from numpy import pi
qreg_q = QuantumRegister(4, 'q')
circuit = QuantumCircuit(qreg_q)
circuit.h(qreg_q[0])
circuit.cx(qreg_q[0], qreg_q[1])
circuit.cx(qreg_q[0], qreg_q[2])
circuit.cx(qreg_q[0], qreg_q[3])
```

IBM Quantum Computing

L'IBM ha definito due approcci diversi per interagire con le loro macchine: il software
 Qiskit e il linguaggio OpenQASM.



```
OPENQASM 2.0;
include "qelib1.inc";

qreg q[4];
h q[0];
cx q[0], q[1];
cx q[0], q[2];
cx q[0], q[3];
```

Google

- Dal maggio 2013, anche Google ha preso parte alla corsa quantistica, costruendo la propria QPU sul modello basato sui superconduttori.
- La loro QPU conta 53 qubit e si chiama Sycomore.
- Anche Google ha sviluppato la sua personale libreria quantistica open source da usare con Pyhton: tutta la documentazione di Cirq è disponibile online e sulla piattaforma Quantum Al sono presenti anche numerosi esempi.



def grover_iteration(qubits, ancilla, oracle):

"""Performs one round of the Grover iteration."""

circuit = cirq.Circuit()

Create an equal superposition over input qubits.

circuit.append(cirq.H.on_each(*qubits))

Put the output qubit in the |-> state. circuit.append([cirq.X(ancilla), cirq.H(ancilla)])

Query the oracle. circuit.append(oracle)

Construct Grover operator.

circuit.append(cirq.H.on_each(*qubits))
circuit.append(cirq.X.on_each(*qubits))
circuit.append(cirq.H.on(qubits[1]))
circuit.append(cirq.CNOT(qubits[0], qubits[1]))
circuit.append(cirq.H.on(qubits[1]))
circuit.append(cirq.X.on_each(*qubits))
circuit.append(cirq.H.on_each(*qubits))

Measure the input register.

circuit.append(cirq.measure(*qubits, key="result"))

return circuit

Quantum Supremacy

- Nel 2019, Google pubblica un articolo su Nature in cui sostiene di aver raggiunto la supremazia quantistica con la sua QPU Sycamore.
- Nel giro di poco tempo però la notizia è stata smentita: dai calcoli dell'IBM, sempre nel 2019, lo speedup ottenibile risultava molto più basso di quello presentato da Google.
- Inoltre, nel 2022, nuovi esperimenti classici tramite supercomputer hanno dimostrato inconfutabilmente che il paradigma classico risultasse molto meno lento rispetto a quanto osservato da Google, annullando la loro affermazione di essere arrivati alla supremazia quantistica.
- Nel 2020, il computer cinese Jiuzhang ha raggiunto la quantum supremacy, ma questo tipo di computer è altamente limitato negli algoritmi che può eseguire.

Microsoft Azure

- Nel 2010 Microsoft lancia la sua piattaforma cloud con servizi di cloud computing, tra cui il quantum computing.
- Non hanno una loro propria macchina, ma hanno numerose collaborazioni attive che permettono l'utilizzo di diversi paradigmi.
- Sono supportati tutti i software più utilizzati, ossia Q#, Qiskit e Cirq.
- La loro piattaforma è a pagamento, ma possiamo vederne l'interfaccia con un semplice esempio a <u>questo link</u>.



Amazon Braket

- Nel 2022 Amazon Web Services lancia Amazon Braket, fornendo ai suoi clienti l'accesso a diverse tecnologie quantistiche tramite una sua interfaccia e un suo software dedicati.
- La piattaforma è a pagamento. Alcuni esempi sono disponibili nella cartella GitHub di Amazon Braket o seguendo i loro workshop.
- I suoi fornitori sono:



Amazon Braket

Il software si chiama, per l'appunto, **Braket** ed è una libreria disponibile in **Python**.

```
# define three-qubit CCZ gate
ccz gate = np.array([[1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0],
                     [0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0]
                     [0.0, 0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0]
                     [0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0]
                     [0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 0.0, 0.0, 0.0]
                     [0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 0.0, 0.0]
                     [0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.0, 0.0],
                     [0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, -1.0]
                   dtvpe=complex)
# instantiate circuit object
circ = Circuit()
# add CCZ gate
circ.unitary(matrix=ccz gate, targets=targets)
```

Atom Computing

- Atom Computing è una start-up californiana che il 24 ottobre 2023 ha annunciato di aver costruito una macchina gate-based con 1180 qubit.
- Il paradigma utilizzato è quello dei neutral atoms, gestiti tramite l'utilizzo di laser e altri metodi ottici, e supporta algoritmi scritti in Qiskit e OpenQASM.
- L'utilizzo di questo tipo di atomi è una delle ultime frontiere nell'ambito del quantum computing e proprio di recente è stato pubblicato un articolo che ne analizza la performance, presentando risultati di fedeltà fino al 95.5% per gate a due qubit.
- Al momento c'è molto fermento riguardo la notizia, ma per capire se sia davvero il successo prospettato bisognerà attendere pubblicazioni ed esperimenti.



Sfide attuali: decoerenza e rumore



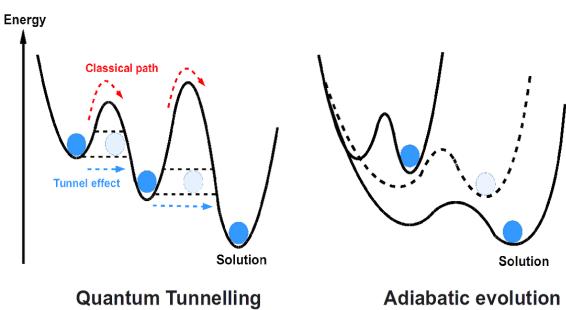
- Uno dei problemi principali che si riscontra quando si costruisce un computer quantistico è la decoerenza, ossia il collasso di uno stato quantistico a uno classico.
- Se non perfettamente isolato, il sistema interagisce con l'ambiente e perde coerenza.
- Si cerca dunque di costruire computer quantistici isolati, ma altri fattori possono creare decoerenza, come ad esempio i gate o le vibrazioni del reticolo fisico.
- Inoltre, tutti i sistemi quantistici sono rumorosi, per loro stessa definizione, il che porta ad errori nell'esecuzione dell'algoritmo.

Quantum

Annealing

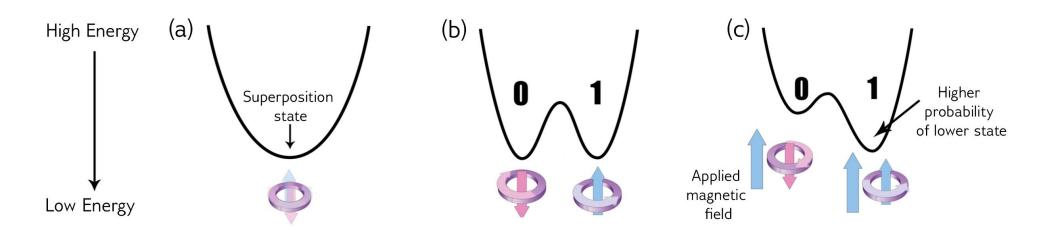
Introduzione

- Il Quantum Annealing è un processo di ottimizzazione il cui fine è trovare il minimo globale di una funzione obiettivo all'interno di uno spazio di configurazioni possibili.
- In particolare, codificheremo sempre i nostri problemi come energia del sistema e il nostro obiettivo sarà trovare il ground state dell'Hamiltoniana associata.
- Ci sono molte analogie sia con il Simulated Annealing che con l'Adiabatic Quantum Computation.



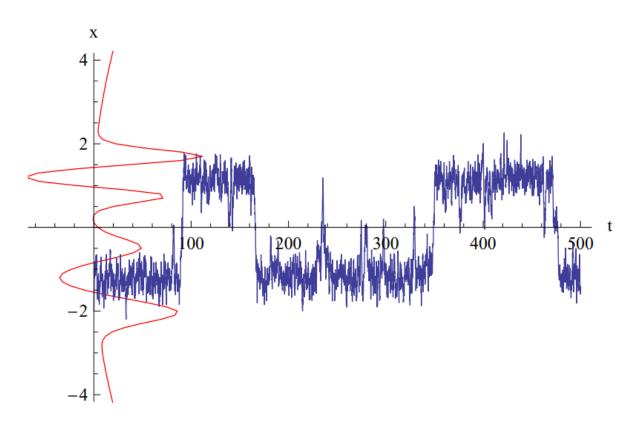
Fenomeno fisico

- Il sistema parte da una sovrapposizione equiprobabile di tutti i possibili stati e poi evolve secondo l'equazione di Schrödinger.
- Ad ogni passo, le ampiezze vengono modificate tramite l'applicazione di un campo magnetico, rendendo più probabile di trovarsi in una delle soluzioni e andando ad eliminare gli stati non soluzione.
- Tale campo provoca il tunneling tra le valle dei minimi.

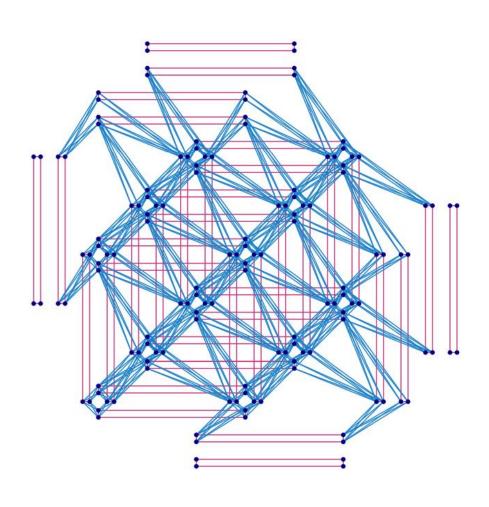


Fenomeno fisico/intro

- È possibile dimostrare matematicamente la correttezza del risultato tramite QA, ma noi riportiamo solo l'idea generale.
- Seguendo la posizione di un'ipotetica particella nell'evoluzione del sistema otteniamo il grafo in blu riportato qui di lato.
- La linea rossa rappresenta l'energia potenziale del sistema, di cui vogliamo il minimo.
- Per la giusta scelta di parametri, si ottiene che il QA si comporta come un processo di Markov discreto definito sulle soluzioni.



D-Wave



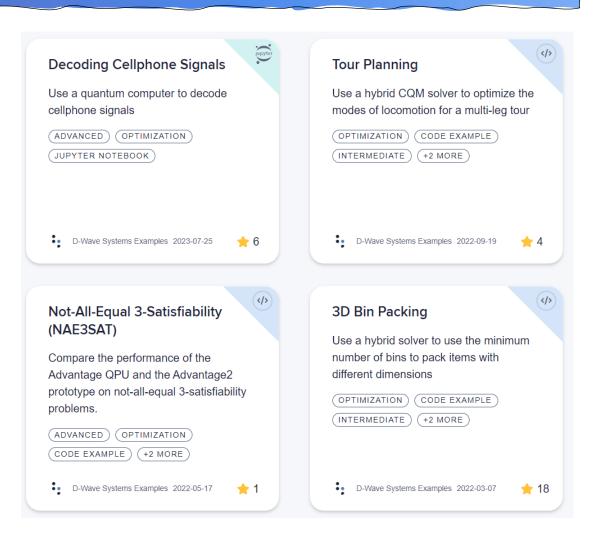
- La D-Wave Quantum Systems Inc. è una compagnia canadese fondata nel 1999. È al momento la migliore azienda sul mercato ad occuparsi di Quantum Annealing.
- Lanciano la loro prima QPU a 128 qubit e in meno di 5 anni arrivano a un computer di 1000 qubit. Dagli ultimi aggiornamenti, la loro ultima macchina ha oltre 5000 qubit.
- Le applicazioni industriali di questo approccio stanno dando ottimi risultati, come anche le collaborazioni e le ricerche scientifiche.
- I processori si possono distinguere soprattutto per la loro diversa topologia: partendo dalla passata Chimera fino alla futura Zephyr, passando per l'attuale Pegasus.

D-Wave

	2000Q	Advantage	Advantage <i>performance update</i>
Performance			
Better Solutions (Satisfiability problems)		3x more often than 2000Q	23x more often than 2000Q
Time-To-Solution (3D lattice problems)		10x faster than 2000Q	2x faster than Advantage
Annealing Quantum Processor Design			
Qubits	2000+	5000+	5000+
Couplers	6000+	35000+	35000+
Couplers Per Qubit	6	15	15
Topology			
Graph	Chimera	Pegasus	Pegasus
Graph Size	C16	P16	P16
Connectivity	Degree 6	Degree 15	Degree 15
Lattice	8x8x8	15x15x12	15x15x12
Chain Length (for problem size n=64)	17	7	6

D-Wave

- La libreria progettata dalla D-Wave si chiama Ocean ed è associata anch'essa a Python.
- Oltre alle QPU, sono presenti anche numerosi risolutori classici e ibridi, permettendo un'applicazione più ampia.
- Numerosi sono gli esempi presenti sul loro GitHub, facilmente consultabili ed eseguibili anche sulla loro piattaforma Leap.
- D-Wave permette di avere un account completamente gratuito (limitato) oppure a pagamento.



- I problemi risolvibili tramite QA sono quelli che è possibile scrivere come un Binary
 Quadratic Model (BQM), ossia come problema QUBO o come modello di Ising.
- La forma generale di un BQM è

$$\min\left(\sum_{i} a_i v_i + \sum_{i} \sum_{j>i} b_{i,j} v_i v_j + c\right)$$

Tale forma quadratica dovrà poi essere mappata nella topologia della macchina:

Ocean ha una sua funzione dedicata per effettuare tale minor embedding.

La **formulazione QUBO** è analoga, solo che le variabili sono definite sul campo binario:

$$\min\left(\sum_{i} a_i x_i + \sum_{i} \sum_{j>i} b_{i,j} x_i x_j + c\right)$$

Possiamo sempre mappare una formulazione QUBO in una matrice:

$$x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 12x_1x_2 + 13x_1x_3 + 14x_2x_4 - \cdots - \begin{bmatrix} 1 & 12 & 13 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 14 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Il modello di Ising ha invece la seguente forma, con variabili in {-1,+1}:

$$\min\left(\sum_{i} h_{i} s_{i} + \sum_{i} \sum_{j>i} J_{i,j} s_{i} s_{j}\right)$$

Possiamo mappare tale formulazione in un vettore e una matrice:

$$s_1 + 2s_2 + 3s_3 + 12s_1s_2 + 13s_1s_3 + 14s_2s_4$$

$$J = \begin{bmatrix} 0 & 12 & 13 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 14 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \qquad h = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \end{bmatrix}$$

 Le due formulazioni sono equivalenti. Possiamo passare indifferentemente dall'una all'altra con dei semplici cambi di variabile:

$$x_i \mapsto \frac{s_i + 1}{2} \qquad \qquad s_i \mapsto 2x_i - 1$$

 Nonostante tali modelli di minimizzazione siano «non vincolati» per definizione, è possibile risolvere problemi vincolati includendo il vincolo nella definizione della funzione di costo:

min
$$y = x^{t}Cx$$

 $Ax = b$, $x binary$

$$y = x^{t}Cx + P(Ax - b)^{t}(Ax - b)$$

$$= x^{t}Cx + x^{t}Dx + c$$

$$= x^{t}Qx + c$$