Diseño y simulación de un procesador cuántico superconductor

 $\label{eq:miguel Casanova} \mbox{Departamento de Electrónica y Circuitos}^1, \mbox{Universidad Simón Bolívar}$

2018 September

 $^{^{1}\}mathrm{I}$ am no longer a member of this department

Índice general

1.	Intr	oducción 1
	1.1.	JUSTIFICACION
	1.2.	OBJETIVOS
		1.2.1. Objetivo General:
		1.2.2. Objetivos Específicos:
		1.2.3. Fases del Proyecto
		1.2.4. REFERENCIAS
2.	Info	rmación cuántica 12
	2.1.	Función de onda
	2.2.	Espacio de Hilbert
	2.3.	Delta de Kronecker
	2.4.	Operadores hermíticos
	2.5.	Operadores unitarios
	2.6.	Notación de Dirac
	2.7.	Producto tensorial
	2.8.	Postulados de la mecánica cuántica
	2.9.	Matriz densidad
	2.10.	Traza parcial
		2.10.1. Comparación con el producto tensorial
	2.11.	Entrelazamiento
	2.12.	Computación cuántica
		2.12.1. Qubits
		2.12.2. Esfera de Bloch
		2.12.3. Conmutador y anticonmutador
		2.12.4. Matrices de Pauli
		2.12.5. Circuitos cuánticos
		2.12.6. Compuertas cuánticas de un qubit
		2.12.7. Compuertas multiqubit

		2.12.8. Conjuntos universales de compuertas cuánticas	37
		2.12.9. Criterios de DiVincenzo	38
	2.13.	Fidelidad	38
			39
3.	Sup	erconductividad	41
	3.1.		41
	3.2.		43
	3.3.		51
	3.4.		57
	3.5.		62
	3.6.		63
	3.7.		64
		3.7.1. Qubit de carga	64
		3.7.2. Qubit de flujo	64
		3.7.3. Qubit de fase	64
	3.8.		65
	3.9.	Hamiltonianos multiqubit de transmones	65
		3.9.1. Acoplamiento capacitivo	66
			66
			66
			66
	3.10.	Compuertas cuánticas en transmones	66
		3.10.1. El operador de evolución temporal	66
			67
		3.10.3. Régimen rotacional del pulso	67
			68
		3.10.5. Régimen dispersivo	68
			68
		3.10.7. Compuerta de entrelazamiento	69
		3.10.8. Compuertas compuestas	69
4.	El s	imulador	7 0
	4.1.	Parámetros de los sistemas simulados	71
	4.2.		71
			72
		•	73
	4.3.		75
			75
			75

		4.3.3. Rz
		4.3.4. Z
		4.3.5. H
		4.3.6. CNOT
		4.3.7. SWAP
		4.3.8. Compuertas condicionales generales
		4.3.9. CP
5.	Algo	oritmo de Grover 82
	5.1.	El algoritmo
	5.2.	Simulación
6.	Algo	oritmo de Shor 89
	6.1.	Transformada cuántica de Fourier
	6.2.	Estimación de fase
	6.3.	Estimación de orden
	6.4.	Expansión en fracciones contínuas
	6.5.	Algoritmo de factorización de Shor
	6.6.	Simulación
7.	Goo	gle PageRank 99
	7.1.	El algoritmo de remiendo (parcheo) general 102
	7.2.	Interpretación como una caminata aleatoria
	7.3.	Cuantizando las caminatas aleatorias
	7.4.	Caminata cuántica de Szegedy
	7.5.	PageRank cuántico
	7.6.	Circuitos de las caminatas cuánticas de Szegedy 106
	7.7.	Simulaciones
		7.7.1. Grafo estrella
		7.7.2. Grafo corona
		7.7.3. Grafo arbol
		7.7.4. Grafo aleatorio
A	Cálo	culos de Hamiltonianos 116
		Hamiltoniano de Jaynes-Cummings
	A.2.	
		Hamiltoniano multiquibit
		Pulsos de microondas
	A.4.	Pulsos de microondas
	A.4. A.5.	Pulsos de microondas

	A.7. Rotaciones X-Y	
в.	Cálculos de matrices de adyacencia	12 6
C.	Circuitos cuánticos	127
D.	Códigos del simulador	13 6
	D.1. Wolfram Mathematica	136
	D.2. Python	
E.	Códigos de la simulación del algoritmo de Grover	15 6
	E.1. Wolfram Mathematica	156
	E.2. Python	158
F.	Códigos de la simulación del algoritmo de Shor	16 0
	F.1. Wolfram Mathematica	160
	F.2. Python	164
G.	Códigos de la simulación del algotirmo de PageRank	168
	G.1. Wolfram Mathematica	168
	G.2. Python	

Índice de figuras

2.1.	Esfera de Bloch	24
2.2.	Compuerta I en la esfera de Bloch	28
2.3.	Compuerta X en la esfera de Bloch	29
2.4.	Compuerta Z en la esfera de Bloch	29
2.5.	Compuerta Y en la esfera de Bloch	30
2.6.	Compuerta H en la esfera de Bloch	31
2.7.	Compuerta S en la esfera de Bloch	31
2.8.	Compuerta T en la esfera de Bloch	32
2.9.	Compuerta P en la esfera de Bloch	32
2.10.	Compuertas Rx, Ry y Rz en la esfera de Bloch	33
3.1.	Diagrama de Feynman de la interacción electrón-fonón-electrón	47
3.2.	Construcción geométrica de los posibles electrones candidatos	
	para formar pares de Cooper, siendo $\hbar K$ el momentum del	
	centro de masas.	48
3.3.	Cuantización del flujo magnético	53
3.4.	Imposibilidad de efecto túnel a través de la barrera	55
3.5.	Posibilidad de efecto túnel a través de la barrera	56
3.6.	Efecto Giaver: Efecto túnel entre un metal y un superconductor	57
3.7.	Curva característica de una unión Josephson	61
4.1.	Rotaciones en X e Y de 2π	72
4.2.	Rotaciones en X e Y de π	73
4.3.	Rotaciones en X e Y de $\frac{\pi}{2}$	73
4.4.	Compuertas iSWAP y \sqrt{iSWAP} aplicadas a $ 00\rangle$	74
4.5.	Compuertas iSWAP y \sqrt{iSWAP} aplicadas a $ 01\rangle$	74
4.6.	Compuertas iSWAP y \sqrt{iSWAP} aplicadas a $\frac{ 00\rangle+ 11\rangle}{\sqrt{2}}$	74
4.7.	$ 0\rangle \pm 1\rangle$	74
5.1.	Circuito del algoritmo de Grover, k_{max} desconocido	84

5.2.	Interpretación geométrica del operador difusión 86
5.3.	Circuito del algoritmo de Grover
5.4.	Evolución de las probabilidades en el algoritmo de Grover sin
	pérdidas
5.5.	Evolución de las probabilidades en el algoritmo de Grover con
	pérdidas
7.1.	Transformación de un grafo al crear la matriz de Google con
	$\alpha = \frac{1}{2} \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots $
7.2.	Operador de permutación
7.3.	Circuito de Loke para las caminatas cuánticas de Szegedy 108
7.4.	Grafo estrella
7.5.	Grafo estrella
7.6.	Grafo estrella
7.7.	Grafo estrella

Índice de cuadros

Capítulo 7

Google PageRank

El algoritmo de PageRank fue desarrollado en 1996 en la Universidad de Stanford por Larry Page y Sergey Brin, los cuales fueron los fundadores de Google.

Este algoritmo se basa en la idea de que sitios web importantes tienen muchos vínculos que apuntan hacia ellos, lo que conduce a pensar en la web como una red ponderada orientada.

Existen muchos otros algoritmos, algunos más eficientes, pero la importancia de PageRank se sustenta en el poder económico de Google.

Ilustraremos el algoritmo de PageRank con un ejemplo sencillo:

Ejemplo:

Consideremos 5 páginas web distintas a las que denotaremos por 1, 2, 3, 4, y 5, y cuyo grafo es:

Pasos:

1. Determinar la matriz de adyacencia. Algunos autores denotan la matriz de de adyacencia por M en el protocolo de PageRank

$$M = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

2. Sumamos los elementos de cada una de las columnas.

Estas sumas representan el número de links que salen del nodo o vértice de la página p_j , es decir:

 $I(p_i) \equiv$ Importancia de la página j

 $\operatorname{outdeg}(p_j) \equiv \operatorname{número}$ de links que salen de la página p_j

$$I(p_i) \equiv \sum_{j \in B_i} \frac{I(p_j)}{\operatorname{outdeg}(p_j)}$$

 $B_i \equiv \text{conjunto de páginas qeu son linkeadas}$

3. Dividimos cada elemento de M
 por la suma de los elementos de la columna a la cual corresponde y lla
maremos a la nueva matriz obtenida M'

$$M' = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1/2 & 1/2 & 1/3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1/3 \\ 1/3 & 0 & 0 & 1/2 & 1/3 \\ 1/3 & 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

- 4. El siguiente paso es encontrar un vector \vec{v} (algunos autores lo llaman \vec{I}) que represente el PageRank de cada una de las páginas. Como tenemos 5 páginas web le asignamos a \vec{v} como valores $\vec{v} = (a, b, c, d, e)^T$, obteniendo así un vector de dimensión d = 5.
- 5. Obtenemos los valores de $\{v_i\}$ a partir de los autovalores de M', tal que:

$$M'\vec{v} = \lambda \vec{v} \text{ con } \lambda \in R$$

6. Determinamos los autovalores de M'

$$\lambda_1 = 1; \quad \lambda_2 = \frac{-2}{3}; \quad \lambda_3 = \frac{-1}{2}; \quad \lambda_4 = \frac{-1}{3}; \quad \lambda_5 = \frac{1}{3}$$

Tomaremos sólo $\lambda=1\to M'\vec{v}=\vec{v}$ (Ecuación autoconsistente)

7. Hallamos el autovector asociado a $\lambda = 1$. Obteniendo:

$$a = 6;$$
 $b = 1;$ $c = \frac{16}{3};$ $d = \frac{14}{3};$ $e = 3$

8. Finalmente, Google ordena de mayor a menor las componentes de \vec{v} , quedándonos:

La idea de PageRank de Google es que la importancia de una página viene dada por la cantidad de páginas que se enlazan con ella.

Surgen varios problemas:

- 1. Las matrices hyperlink (hiperenlace) pueden tener billones de entradas en filas y columnas.
- 2. Calcular los autovectores es un absurdo computacional.
- 3. Los estudios muestran que un nodo (página web) tiene un promedio de 10 enlaces, y las demás entradas de la matriz son cero.
- 4. No se encuentra $\lambda = 1$ en la mayoría de los casos.

Por esta razón, un remedio (Patching) del algoritmo de PageRank fue el método de las potencias, en el cual la matriz hiperenlace

$$H_{ij} \equiv \begin{cases} \frac{1}{\text{outdeg}(P_j)} & \text{si } P_j \in B_i \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

debería converger a una solución autoconsistente

$$I^{k+1} = HI^k$$

donde se toma un vector I^0 y se hace interactuar unas 100 veces y el orden mostrado de las páginas es el de I^{100} , ordenadas de mayor a menor. Si se normalizan las columnas de la matriz hipervínculo (hiperenlace) H, obtenemos otra matriz hiperenlace normalizada E.

La matriz E: se sabe de la teoría de matrices estocásticas que 1 es uno de sus autovalores. Además, también se sabe que la convergencia de $I^k = EI^{k-1}$ a I = EI depende del segundo autovalor de λ_2 de E y es un hecho que $I^k = EI^{k-1}$ converge rápidamente si $|\lambda_2|$ es cercano a cero.

7.1. El algoritmo de remiendo (parcheo) general

Asumamos que el caminante recorre el grafo siguiendo la web con una matriz estocástica E con probabilidad α , y con probabilidad $1-\alpha$ podrá ir a cualquier página al azar que sea de su interés. La matriz web de este proceso será:

$$G \equiv \alpha E + \frac{1-\alpha}{N}$$
IMatriz de Google

 $\mathbb I$ es una matriz en la cual todas las entradas están establecidas en 1, y N el número de nodos.

Propiedades de G:

- 1. Es estocástica
- 2. Irreducible
- 3. Primitiva
- 4. El resultado de determinar el estado auto-consistente no depende del vector Google inicial I^0

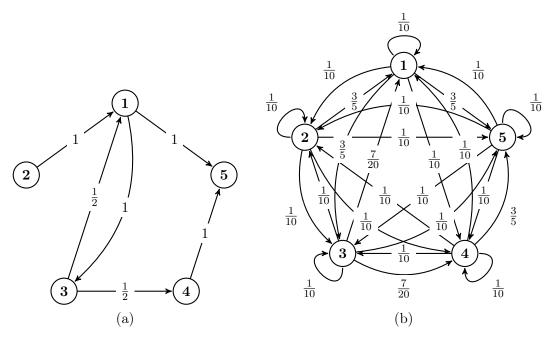


Figura 7.1: Transformación de un grafo al crear la matriz de Google con $\alpha = \frac{1}{2}$: Grafo correspondiente a la matriz de adyacencia (a) de la red E (b) remendada de Google G con $\alpha = \frac{1}{2}$

7.2. Interpretación como una caminata aleatoria

La asiganación de valores de importancia se puede replantear como la probabilidad de encontrar un caminante aleatorio en cierto nodo del grafo. Del proceso:

De la ley de probabilidad total:

$$Pr(x^{(n+1)} = p_i) Pr(x^{(n+1)} = p_i)$$

$$= \sum_{j} G_{ij} Pr(x^{(n)} = p_j) = \sum_{j} Pr(x^{(n+1)} = p_i | x^{(n)} = p_j) Pr(x^{(n)} = p_j)$$

$$\implies G_{ij} = Pr(x^{(n+1)} = p_i | x^{(n)} = p_j)$$

En el contexto del Internet, G_{ij} es la probabilidad de que cierto internauta, que se encuentra en la página p_i , entre en la página p_j . El factor αE_{ij} es la probabilidad de que lo haga presionando un enlace presente en p_i , mientras que $\frac{1-\alpha}{N}\mathbb{I}$ es la probabilidad de que lo haga introduciendo la URL directamente.

El factor de amortiguamiento es libre y debe ser calibrado. Se suela usar $\alpha=0.85$

7.3. Cuantizando las caminatas aleatorias

La forma obvia y directa de cuantizar una caminata aleatoria sería sustituir el conjunto de nodos $\{p_i\}$ por el conjunto de kets $\{|i\rangle\}$. Sin embargo, esto lleva a sistemas con operadores no unitarios y no es realizable.



Esto nos obliga a buscar maneras alternativas de cuantizar las caminatas aleatorias. La cadena anterior se podría cuantizar agregando un espacio "moneda.al espacio de Hilbert generado por $\{|i\rangle\}$. En este caso, el operador de difusión se interpreta como "lanzar la moneda" para decidir en qué dirección ir.

$$U = \sqrt{p} |i+1\rangle\langle i| \otimes |c\rangle\langle c| + \sqrt{1-p} |i-p\rangle\langle i| \otimes |s\rangle\langle s|$$

$$U^{\dagger} = \sqrt{p} |i\rangle\langle i+1| \otimes |c\rangle\langle c| + \sqrt{1-p} |i\rangle\langle i-p| \otimes |s\rangle\langle s|$$

$$UU^{\dagger} = p |i+1\rangle\langle i+1| \otimes |c\rangle\langle c| + (1-p) |i-1\rangle\langle i-1| \otimes |s\rangle\langle s|$$

Al realizar la suma sobre i se tiene $\mathbb{1}$, como se deseaba. Sin embargo, esta solución toavía no es satisfactoria, pues exige que $p_{ij} = \frac{1}{outdeg(j)}$ para que $UU^{\dagger} = \mathbb{1}$.

Casi todas las cuantizaciones cometen estos dos pecados, aumentar la dimensión del espacio de Hilbert e imponer condiciones sobre el grafo; y en general, se debe cometer al menos uno de los dos.

Nota: También existen caminatas cuánticas continuas, no sólo discretas.

7.4. Caminata cuántica de Szegedy

Existe un tipo particular de caminatas aleatorias conocido como caminatas bipartitas. En éstas se tiene dos conjuntos de nodos y sólo ocurren transiciones entre los dos conjuntos, no dentro del mismo.

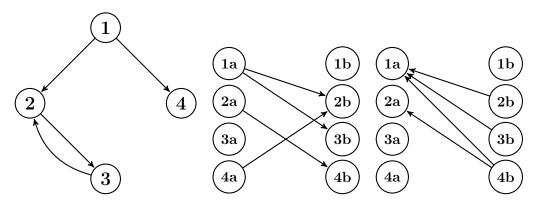
Szegedy desarrolló una cuantización de estas caminatas. Para esto utilizó operadores de reflexión ($W = 1 - 2 |w\rangle\langle w|$, similares a los utilizados en el

algoritmo de Grover). Aprovechándose del hecho de que un par de reflexiones equivale a una rotación (como en el algoritmo de Grover), creó el siguiente operador de evolución de la caminata: $U = (\mathbb{1} - 2B)(\mathbb{1} - 2A)$, donde A es el proyector sobre las transiciones de la primera partición a la segunda y B de la segunda a la primera.

$$|\psi_i\rangle = |i\rangle_1 \otimes \sum_j \sqrt{p_{ji}} \, |j\rangle_2$$
 $|\psi_i\rangle = \sum_i \sqrt{p_{ij}} \, |i\rangle_1 \otimes |i\rangle_2$
$$A = \sum_i |\psi_i\rangle\langle\psi_i|$$

$$B = \sum_j |\phi_j\rangle\langle\phi_j|$$

Si tomamos un grafo cualquiera y lo duplicamos en la forma de un grafo bipartito con ambas particiones iguales y transiciones iguales en ambos sentidos, podemos cuantizar cualquier tipo de caminata. Sólo hay que pagar el precio de duplicar el espacio de Hilbert generado por $\{|i\rangle\}$: $\mathcal{H}' = \mathcal{H} \otimes \mathcal{H}$.



En estos casos, podemso escribir el operador de difusión en términos de sólo A, pues como la segunda partición es un reflejo de la primera, $B = A^T$. Entonces: $U = (2A^T - 1)(2A - 1)$

$$\implies = (2SAS - 1)(2A - 1) = S(2A - 1)S(2A - 1) = [S(2A - 1)]^2$$

Donde Ses el operador SWAP, $S = \sum\limits_{ij} |ji\rangle\!\langle ij|$

Tomando W=(2A-1), el operador de difusión es

$$U = (SW)^2 \tag{7.1}$$

7.5.PageRank cuántico

Finalmente, procedemos a cuántizar el algoritmo de PageRank. Partimos del hecho de que el algoritmo de PageRank se puede formular como una caminata algeatoria, cuya matriz de probabilidades es la matriz de Google, G. Entonces seguimos el procedimiento de Szegedy, sustituyendo p_{ij} por G_{ij} .

Ahora, definimos el valor de PageRank cuántico en el paso m como:

$$I_q(P_i, m) = \left| U^{\dagger m} (\mathbb{1} \otimes |i\rangle\langle i|) \right\rangle$$
$$|\psi_0\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_i |\psi_i\rangle$$

Esto equivale a realizar m pasos de la caminata con $|\psi_0\rangle$ como estado inicial y realizar una medida proyeciva sobre $|i\rangle_2$.

Nota: I_q no converge, sino que oscila, así que se toma el centro de las oscilacioens como la medida de importancia de las páginas. Esto se hace promediando I_q sobre m: $\langle I_q(P_i) \rangle = \frac{1}{M} \sum_{m=0}^{M-1} I_q(P_i, m)$

7.6.Circuitos de las caminatas cuánticas de Szegedy

Loke y Wang [16] proponen un esquema para construir eficientemente algoritmos de las caminatas cuánticas de Szegedy. Este esquema consiste en separar las reflexiones del algoritmo en distintas etapas y realizar reflexiones alrededor de estados de la base computacional.

Sea el operador de reflexión del operador de difusión

$$W = 2\sum_{i} |\psi_{i}\rangle\langle\psi_{i}| - \mathbb{1} = 2\sum_{i} |i\rangle\langle i| \otimes |\psi'_{i}\rangle\langle\psi'_{i}| - \mathbb{1}$$
 (7.2)

Donde $|\psi_i'\rangle=\sum_j\sqrt{p_{ji}}\,|j\rangle_2$ Si le aplicamos la transformación unitaria $K=\sum_i|i\rangle\!\langle i|\otimes K_i$ tal que $U_i |\psi_i'\rangle = |b\rangle$, donde $|b\rangle$ es un estado de la base computacional, tendremos:

$$KWK^{\dagger} = K(2A - 1)K^{\dagger} = 2KAK^{\dagger} - 1 = 2\sum_{i} |i\rangle\langle i| \otimes K_{i} |\psi_{i}'\rangle\langle\psi_{i}'| K_{i}^{\dagger}) - 1$$
$$= 2\sum_{i} |i\rangle\langle i| \otimes |b\rangle\langle b|) - 1 = 21 \cdot 1 \otimes |b\rangle\langle b|_{2} - 1 = D \quad (7.3)$$

Lo cual se puede implementar fácilmente con compuertas de fase controladas, ya que es una reflexión alrededor de un estado de la base computacional del segundo registro. Sin embargo, esto todavía requeriría hallar N K_i distintos para un grafo de N nodos. Para disminuir la cantidad de K_i a hallar, se pueden aprovechar simetrías en la matriz de adyacencia del grafo. Si separamos el grafo en subgrafos cíclicos, bastaría con hallar un K_i por subgrafo. En los grafos cíclicos, cada fila de la matriz de adyacencia, y de la matriz de Google, es una permutación de la anterior. Lo mismo sucede con los estados asociados a cada uno de los nodos, así que, con un operador de permutación T, se podrían convertir los estados de todos los nodos de un grafo cíclico en un mismo estado de referencia. Por ejemplo, supongamos un grafo, cuyos estados $|\psi_i'\rangle$ son:

$$|\psi_0'\rangle = \begin{pmatrix} \sqrt{0,0375} \\ \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,8875} \end{pmatrix} \quad |\psi_1'\rangle = \begin{pmatrix} \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,0375} \\ \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,8875} \end{pmatrix}$$

$$|\psi_2'\rangle = \begin{pmatrix} \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,0375} \\ \sqrt{0,8875} \end{pmatrix} \quad |\psi_3'\rangle = \begin{pmatrix} \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,8875} \\ \sqrt{0,0375} \end{pmatrix}$$

$$(7.4)$$

Entonces, el operador de permutación

$$T = X(1)\operatorname{CNOT}(1,0) \tag{7.5}$$

Permite transformar $|\psi_1'\rangle\,, |\psi_2'\rangle\,, |\psi_3'\rangle$ en $|\psi_0'\rangle$ de la siguiente manera:

$$|\psi_0'\rangle = T^{\dagger} |\psi_1'\rangle = T^3 |\psi_1'\rangle = T^2 |\psi_2'\rangle = T |\psi_3'\rangle \tag{7.6}$$

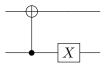


Figura 7.2: Operador de permutación T

Luego, siguiendo esta idea, $K_i = K_b^{\dagger} T_i$, donde $K_b^{\dagger} | \psi_r' \rangle = | b \rangle$ y $T_i | \psi_i' \rangle = | \psi_r' \rangle$. En otras palabras, $\{K_b\}$ representa el conjunto de K_i necesarios después de separar el grafo, uno por cada subgrafo cíclico; $| \psi_r' \rangle$ es un estado de referencia de cada subgrafo cíclico y podría ser el estado asociado a alguno de los nodos de ese subgrafo; T_i es un operador que transforma el estado de cada nodo en el estado de referencia del subgrafo cíclico correspondiente. En caso de haber elegido $| \psi_r' \rangle$ como el estado de alguno de los nodos del subgrafo cíclico, entonces T_i puede ser un mismo operador de permutción aplicado repetidas veces para todos los nodos del mismo subgrafo, como en el ejemplo anterior.

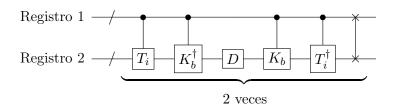


Figura 7.3: Circuito de Loke para las caminatas cuánticas de Szegedy

En resumen, el proceso para construir el circuito de una caminata de Szegedy es:

- 1. Hallar la matriz de Google del grafo.
- 2. Separar las filas de la matriz en grupos de filas tales que las filas de cada grupo sean permutaciones una de la otra.
- 3. Hallar los operadores de permutación T_i .
- 4. Hallar los operadores K_b que conviertan un estado de referencia $|\phi_{r_i}\rangle$ de cada grupo en un mismo estado de referencia $|b\rangle$ de la base computacional.
- 5. Hallar el operador de reflexión D.

6. Construir el operador de difusión a partir del circuito de la figura 7.3.

Loke y Wang sólo muestran como realizar K_i para unos pocos casos particulares de caminatas cuánticas de Szegedy que utilizan como ejemplo en su paper. En estre trabajo mostramos cómo realizar cualquier K_i para caminatas cuánticas de Szegedy asociadas a grafos de cuatro nodos.

Todos los coeficientes de los estados involucrados en el algoritmo de PageRank son reales positivos o cero. Es decir, que los qubits individuales que forman estos estados pertenecen todos al arco de semicircunferencia que va de $+\hat{z}$ a $-\hat{z}$ pasando por $+\hat{x}$. Esto indica que los operadores K_i deben poder construirse a partir de compuertas $Ry(\theta)$ y compuertas $Ry(\theta)$ condicionadas tomando $0 \le \theta \le \pi$.

En lo que sigue se considerará $|b\rangle=|0\rangle$ y que los grafos son de cuatro nodos. De esta manera, podemos asumir que

$$K_i = CRy_n(0, 1, \theta_{11})CRy_b(0, 1, \theta_{10})Ry(1, 0, \theta_{00})$$
(7.7)

Entonces, para hallar K_i , debemos resolver la siguiente ecuación y hallar $\theta_{11}, \theta_{10}, \theta_{00}$

$$CRy_n(0,1,\theta_{11})CRy_b(0,1,\theta_{10})Ry(1,0,\theta_{00})|0\rangle = |\phi_{r_i}\rangle$$
 (7.8)

Sin embargo, esto conduce a un sistema de cuatro ecuaciones y tres variables. Para poder resolver este sistema por métodos numéricos se modifica la ecuación de la siguiente manera, sabiendo que θ_x debe ser $n2\pi$, donde n es entero.

$$\cos\left(\frac{\theta_{00}}{2}\right)\cos\left(\frac{\theta_{10}}{2}\right) = \sqrt{G_1} \tag{7.9}$$

$$\cos\left(\frac{\theta_{00}}{2}\right)\sin\left(\frac{\theta_{10}}{2}\right) = \sqrt{G_2} \tag{7.10}$$

$$\cos\left(\frac{\theta_{11}}{2}\right)\sin\left(\frac{\theta_{00}}{2}\right) = \sqrt{G_3} \tag{7.11}$$

$$\sin\left(\frac{\theta_{00}}{2}\right)\sin\left(\frac{\theta_{11}}{2}\right) = \sqrt{G_4} \tag{7.12}$$

Esto se puede solucionar recordando la normalización de los estados cuánticos y de las matrices estocásticas, entonces, sabemos que $G_4 = 1 - (G_1 + G_2 + G_3)$. Por lo que podemos reducir el sistema de ecuaciones a un de tres variables

$$\cos\left(\frac{\theta_{00}}{2}\right)\cos\left(\frac{\theta_{10}}{2}\right) = \sqrt{G_1} \tag{7.13}$$

$$\cos\left(\frac{\theta_{00}}{2}\right)\sin\left(\frac{\theta_{10}}{2}\right) = \sqrt{G_2} \tag{7.14}$$

$$\cos\left(\frac{\theta_{11}}{2}\right)\sin\left(\frac{\theta_{00}}{2}\right) = \sqrt{G_3} \tag{7.15}$$

Sumando 7.13 y 7.14, y aplicando $\cos^2(\theta) + \sin^2(\theta) = 1$, se tiene:

$$\cos^2(\frac{\theta_{00}}{2})\cos^2(\frac{\theta_{10}}{2}) = G_1 \tag{7.16}$$

$$\cos^2(\frac{\theta_{00}}{2}) = G_1 + G_2 \tag{7.17}$$

$$\cos^2(\frac{\theta_{11}}{2})\sin^2(\frac{\theta_{00}}{2}) = G_3 \tag{7.18}$$

Ahora, sustituyendo 7.17 en 7.16 y 7.18, y volviendo a aplicar la misma propiedad trigonométrica, se tiene:

$$\cos^2(\frac{\theta_{10}}{2}) = \frac{G_1}{G_1 + G_2} \tag{7.19}$$

$$\cos^2(\frac{\theta_{00}}{2}) = G_1 + G_2 \tag{7.20}$$

$$\cos^2(\frac{\theta_{11}}{2}) = \frac{G_3}{1 - (G_1 + G_2)} \tag{7.21}$$

Finalmente, se tiene que los ángulos de las rotaciones deben ser:

$$\theta_{00} = 2\cos^{-1}\left(\sqrt{G_1 + G_2}\right) \tag{7.22}$$

$$\theta_{10} = 2\cos^{-1}\left(\sqrt{\frac{G_1}{G_1 + G_2}}\right) \tag{7.23}$$

$$\theta_{11} = 2\cos^{-1}\left(\sqrt{\frac{G_3}{1 - (G_1 + G_2)}}\right) \tag{7.24}$$

7.7. Simulaciones

Se han realizado simulaciones del algoritmo de PageRank con un grafo estrella, un grafo corona, un grafo árbol y un grafo aleatorio, todos de cuatro nodos. Se han realizado simulaciones con y sin pérdidas. El código de las simulaciones se encuentra en el apéndice ??.

7.7.1. Grafo estrella

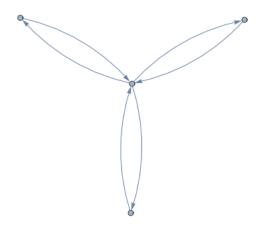


Figura 7.4: Grafo estrella

7.7.2. Grafo corona

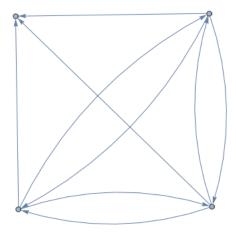


Figura 7.5: Grafo corona

7.7.3. Grafo árbol

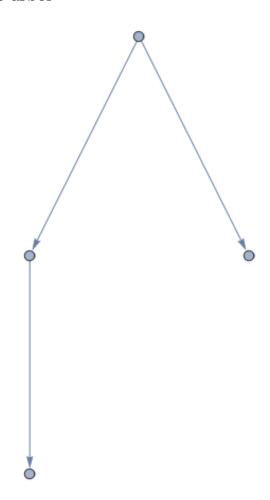


Figura 7.6: Grafo árbol

7.7.4. Grafo aleatorio

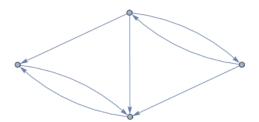


Figura 7.7: Grafo aleatorio

Se ha realizado una simulación del algoritmo de Grover en Wolfram Mathematica implementando U_{ω} , U_s y la transformada de Hadamard, directamente, de manera matricial, de acuerdo a las definiciones dadas anteriormente. Por otro lado, se ha realizado una simulación del algoritmo de Grover en Python definiendo todas las operaciones y transformaciones en base a sus construcciones circuitales, a partir de las compuertas nativas de los transmones, resolviendo la ecuación maestra del sistema al aplicar cada compuerta nativa. A la primera la llamaremos la simulación matemática, y a la segunda, simulación circuital. El código de ambas simulaciones se encuentra en el apédice (APENDICE).

En el caso de la simulación matemática, sólo se ha simulado el caso sin pérdidas. Sin embargo, en el caso de la simulación circuital, se ha simulado el sistema tanto sin pérdidas, como con pérdidas. En el caso del sistema con pérdidas, se ha utilizado la ecuación maestra de Lindblad con los operadores de colapso σ_{-i} y tasa de relajación $\gamma=25KHz$. Primero compararemos las dos simulaciones sin pérdidas para analizar la precisión del solucionador de ecuaciones maestras.

En la figura (FIGURA) se puede observar la gráfica de la evolución de la probabilidad de medir cada estado en cada iteración. Como se puede observar, ambas figuras son bastante similares. Por otro lado, la fidelidad entre los estados finales de ambas simulaciones es <++>. Por lo que la precisión del solucionador de ecuaciones maestras causó un error correspondiente a una pérdida de <++> de fidelidad.

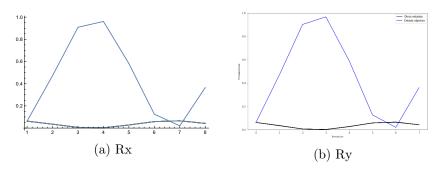


Figura 7.8: Compuertas Rx, Ry y Rz en la esfera de Bloch

Ahora, compararemos los resultados de la simulación circuital con y sin pérdidas. Como se puede ver en la figura (FIGURA), en el caso con pérdidas, los estados que no contienen el valor deseado dejan de tener la misma probabilidad. Los estados que involucran el estado base ganan probabilidad debido a la relajación de los qubits. La fidelidad entre los estados resultantes de los casos con y sin pérdidas es de <++>.

Aunque la fidelidad sea tan baja, la probabilidad del estado deseado sigue siendo lo suficientemente alta como para obtener el resultado deseado x/x veces.

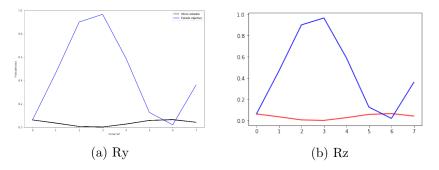


Figura 7.9: Compuertas Rx, Ry y Rz en la esfera de Bloch

Bibliografía

- [1] Adriano Barenco, Charles H. Bennet, Richard Cleve, David P. DiVincenzo, Norman Margolus, Peter Shor, Tycho Sleator, Jhon A. Smolin, and Harald Weinfurter. Elementary gates for quantum computation. *Physical Review A*, 1995.
- [2] Sttiwuer Díaz-Solórzano. Esquemas de medidas. QIC, 2014.
- [3] Rudolf Gross and Achim Marx. Applied superconductivity: Josephson effect and superconducting electronics. Walther-Meißner-Institut, 2005.
- [4] Onnes H.K. Further experiments with liquid helium. g. on the electrical resistance of pure metals, etc. vi. on the sudden change in the rate at which the resistance of mercury disappears. *Springer, Dordrecht*, 1911.
- [5] A. P. Drozdov, M. I. Eremets, I. A. Troyan, V. Ksenofontov, and S. I. Shylin. Conventional superconductivity at 203 kelvin at high pressures in the sulfur hydride system. *Nature*, 525:73–76, 2015.
- [6] J. Bardeen, L. N. Cooper, and J. R. Schrieffer. Theory of superconductivity. *Physical Review Journals Archive*, 1957.
- [7] Herbert Fröhlich. Theory of the superconducting state. Unknown, 1950.
- [8] M Cyrot. Ginzburg-landau theory for superconductors. Reports on Progress in Physics, 36(2):103, 1973.
- [9] Jr. Bascom S. Deaver and William M. Fairbank. Experimental evidence for quantized flux in superconducting cylinders. *Physical Review Letters*, 1961.
- [10] B.D. Josephson. Possible new effects in superconductive tunnelling. *Physics Letters*, 1(7):251 253, 1962.

- [11] P. W. Anderson and J. M. Rowell. Probable observation of the josephson superconducting tunneling effect. *Phys. Rev. Lett.*, 10:230–232, Mar 1963.
- [12] Sidney Shapiro. Josephson currents in superconducting tunneling: The effect of microwaves and other observations. *Phys. Rev. Lett.*, 11:80–82, Jul 1963.
- [13] G. Wendin. Quantum information processing with superconducting circuits: a review. *IOP Science*, 2017.
- [14] Alexandre Blais, Jay Gambetta, A. Wallraff, D. I. Schuster, S. M. Girvin, M. H. Devoret, and R. J. Schoelkopf. Quantum-information processing with circuit quantum electrodynamics. *Physical Review A*, 2007.
- [15] Norbert Schuch and Jens Siewert. Natural two-qubit gate for quantum computation using the xy interaction. *Physical Review A*, 2003.
- [16] T. Loke and J.B. Wang. Efficient quantum circuits for szegedy quantum walks. *Annals of Physics*, 382:64 84, 2017.