Introduction Quantum Fourier Transform Graph Spectral Theory Suite du travail

Présentation projet de recherche

Théodore CHAPUIS-CHKAIBAN, Ghita CHEMIA, Paul LIEUTIER, Hugo SERVANT, Victor SANSAC

Ecole CentraleSupélec

10/03/2020

Page Rank

- Classer les noeuds d'un graphe par ordre d'importance
- Parcourir le graphe avec une **marche aléatoire** (chaîne de Markov) : selon le nombre de visites d'un noeud, on lui **attribue un score**
- Cela revient à diagonaliser la matrice d'occurrences A du graphe (si les sommets i et j sont connectés alors A[i][j] = 1, sinon 0)

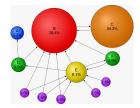


FIGURE 1 – Exemple de Graphe sur lequel fonctionne le Page Rank.

Page Rank

- Problème avec la diagonalisation : matrice de **dimension** $10^9 \times 10^9$: trop calculatoire
 - → Projeter les valeurs propres sur un **espace de** dimension inférieure (SVD par ACP)
- Analogie avec la transformée de Fourier : que se passe-t-il si on applique la transformée de Fourier au PageRank?
 - → Objectif : analogue quantique de la transformée de Fourier pour les graphes ?

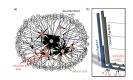


FIGURE 2 – Mise en évidence de la décomposition en fréquences pour un graphe

Applications actuelle du pageRank

Principale application directe à l'heure actuelle :

• La classification des pages internet.

Les vecteurs du PageRank sont aussi utilisés pour :

- Trouver des clusters dans un graphe
- Calcul de **partitions** de graphe
- Intelligence artificielle
- Quantifier / classer les noeuds selon leur importance
- ightarrow Dans tous les cas : établir l'importance de certains noeuds par rapport aux autres

Outline

- Introduction
 - Principales idées du projet
 - Applications
- 2 Quantum Fourier Transform
 - Principe
 - Analyse de performances
- 3 Graph Spectral Theory
 - Origine
 - Graph Fourier Transform
 - Améliorations
- Suite du travail
 - Précision de la problématique
 - Algorithmes

Quantum Fourier Transform

Quantum Fourier Transform:

- Applique une transformée de Fourier Bit par Bit :
- En utilisant le morphisme de $(\mathbb{R}, +)$ dans $(\mathbb{R}^{+*}, \times)$
- Et la rotation $R_k = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & exp(\frac{-2i\pi}{2^k}) \end{bmatrix}$

Circuit final:

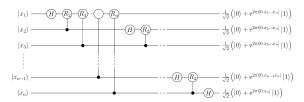


FIGURE 3 – Circuit de la Transformée de Fourier Quantique

Complexité

Théorème

La transformée de Fourier Quantique a une complexité en $\Theta(\log(N))$

Cela est un gain de temps phénoménal par rapport à la Transformée de Fourier classique / Rapide $(\Theta(N^2))$

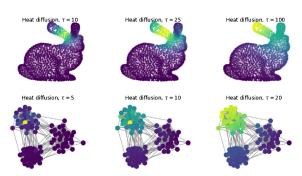
 \rightarrow Appliquer cela au PageRank?

Origines de la Transformée de Fourier sur les Graphes

Théorie spectrale des graphes : très récent (2015 pour les premiers articles)

Comment définir une transformée de Fourier sur des Graphes?

\rightarrow structure irrégulière



Formalisation

- $\frac{d\phi}{dt} = -k \underbrace{(D-A)}_{=L} \phi$; équation de la chaleur
- D : matrice des degrés, $D \doteq diag(deg(0), ..., deg(n))$; A : matrice d'adjacence, ϕ : distribution de chaleur
- ∇ : gradient; $\nabla f(i,j) = \sqrt{A_{ij}} (f(j) f(i))$
- $L = \nabla^T \nabla$: Laplacien

Définition

Transformée de Fourier sur les graphes

- Vecteurs propres du Laplacien u_k : base de décomposition de Fourier
- $\hat{f}(\lambda_k) \dot{=} \sum_{i \in V} f(i) u_k(i) = \langle f | u_k \rangle$: changement de base
- $f(i) \doteq \sum_{k=0}^{N-1} \hat{f}(\lambda_k) u_k(i)$: transformation inverse

Modes de Fourier

• Energie de Dirichlet :

$$< f|Lf> = f^T Lf = \sum_{(i,j)\in E} A_{ij} (f(j) - f(i))^2 = ||\nabla f||_2^2$$

- Interprétation : Mesure des oscillations sur le graphe.
- Théorème MiniMax : obtention des valeurs propres de L avec certaines valeurs de l'énergie de Dirichlet.
- Plus valeur propre est **grande**, plus énergie est **élevée**.

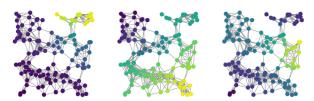


FIGURE 5 – Modes de fourier dans un graphe : u_1 , u_2 , u_3 .

Filtrage et convolution

- On peut appliquer des filtres aux modes pour ne **conserver que certaines fréquences**. Attention à la définition des filtres (fréquences ne sont plus régulièrement espacées).
- Convolution : $(f * g)(i) = \sum_{k=0}^{N-1} \hat{f}(\lambda_k) \hat{g}(\lambda_k) u_k(i)$: conserver action sur Fourier
- $(f * \delta_v)(i) = \sum_{k=0}^{N-1} \hat{f}(\lambda_k) u_k(i) u_k(\nu)$: localiser le signal f au noeud ν

Problèmes de Fourier

- Fourier donne une information globale, on voudrait connaître les importances relatives des noeuds : localiser la transformer de Fourier.
- Solution : Transformée de Fourier à temps rapide

$$Sf(t,\nu) = \int_{\mathbb{R}} f(u)g(u-t)e^{-2i\pi\nu u}du = \langle f|T_t M_{\nu}g\rangle$$

Avec g, une fonction à support compact localisé autour d'une valeur moyenne.

• Version Graphe : $Sf(i, \lambda_k) = \langle f | M_{\lambda_k}(g * \delta_i) \rangle$

Propagation d'ondelettes

• Ondelettes en Fourier Classique

$$Wf(t,s) = \int_{\mathbb{R}} \frac{1}{s} \psi^*(\frac{u-t}{s}) f(u) du = \int_{\mathbb{R}} \psi^*(s\nu) \hat{f}(\nu) e^{2i\pi\nu t} d\nu$$

Avec ψ , une ondelette mère (fonction de L_2).

• Version Graphe : $Wf(t,s) = \sum_{k=0}^{N-1} \hat{\psi}(s\lambda_k)\hat{f}(\lambda_k)u_k(i)$

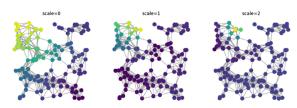


FIGURE 6 – Propagations d'ondelettes dans un graphe

Quantum Fourier Transform for Graphs

- But du travail : Adapter les atouts de la transformée de Fourier Quantique pour les graphes → réelle avancée
- Pour l'instant, on cherche toujours à adapter le FFT aux graphes
 - → trouver un invariant (équivalent de la rotation) pour définir une transformée de Fourier efficace.
- Avec un invariant, la transformée de Fourier quantique devient possible
- Chercher du côté de la marche aléatoire?

Algorithmes

- Classique : L'algorithme de pagerank est en open source donc nous avons pu le trouver facilement
- Quantique : Pas de documentation précise sur le code. Travail basé sur le projet de l'année dernière et utlisation d'IBM pour mieux implémenter le code.
- En parallèle nous essayons d'utiliser le créateur de circuit d'IBM pour créer des circuits comme celui de groover :

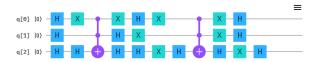


FIGURE 7 – Circuit de Groover