

完全準同型暗号を用いた Apriori アルゴリズムの 並列分散計算による高速化手法の検討

宇佐美 文梨[†]小口 正人[†][†]お茶の水女子大学

1. はじめに

近年、企業や病院などに蓄積されているデータを分析することで、新たな視点による社会問題解決や新規マーケット獲得の糸口となることが期待されている。ビッグデータの利活用が進み、またストレージや計算機の性能が著しく向上しているために、知識発見に用いられるデータ量およびアルゴリズム自体の計算量は爆発的に増大しつつある。その結果、クラウドを計算資源として用いる場面が多くなっている。しかし、個人情報や機密性の高い情報を扱う場合、第三者のクラウド事業者を完全に信頼することができなければ、データの盗聴などの情報漏洩が伝送路上だけでなくクラウド上で起こる可能性があり、対策を講じる必要がある。

高機密性を有するデータから、適切なセキュリティ管理のもと知識を獲得するための技術の総称をプライバシー保護データマイニング (Privacy-Preserving Data Mining) という。これに用いられる匿名化技術には大きく分けて以下の3種類がある。

1. 入力データプライバシー (Input Privacy) 保護技術
e.g. k-匿名化 (k-Anonymization)
2. 出力データプライバシー (Output Privacy) 保護技術
e.g. 摂動化 (Perturbation)
3. 秘密計算 (Multi Party Computation)

前の2つは、値を丸めたりダミーを加えたりすることでプライバシーを保護するため、データそのものを秘匿することはできず、得られるマイニング結果も正確ではない。一方、秘密計算はデータを暗号化することで入出力を秘匿でき、暗号化したまま計算を行うことで正確なマイニング結果を得ることができる。しかしながら計算量が膨大であり、実用的な時間内に処理を終えることは困難であった。

本研究では、和と積において準同型性を持つ完全準同型暗号によって秘匿された Apriori アルゴリズムによる関連ルール抽出に、Boost.MPI [1] を用いた並列分散処理を適用する。クラウド上への委託計算を想定した通信環境を構築することで、かねてよりの課題であった秘密計算の実行時間を短縮する手法を提案する。

1.1 Apriori アルゴリズムとは

Apriori はデータマイニングの中でも関連ルール抽出やバスケット解析に用いられる非常にポピュラーなアルゴリズムである。例えば顧客ごとの商品購買履歴リストがあるとすると、同時に購入される頻度の高い集合 (頻出アイテム集合) を知ることができる。

アルゴリズムの概要を以下に示す。商品の種類をアイテム、ある顧客が購入したアイテムのリストをトランザクションといい、トランザクション中に同時に出現するアイテムのリストをパターンという。

- (1) 頻出アイテム集合の候補リスト中のパターン長 (パターンに含まれるアイテム数): $\text{pattern-length}=1$ とする。
- (2) アイテム集合または判明している頻出アイテム集合からパターン長が pattern-length となるパターンをすべて生成し、頻出アイテム集合の候補とする。
- (3) 各候補ごとに、そのパターンが全トランザクション中に現れている回数を数える。これを支持度 (support) という。
- (4) 各候補の支持度を最低サポート数 (minimum support) と比較し、頻出パターンを決定する。頻出パターンがない場合、アルゴリズムは終了する。
- (5) pattern-length をインクリメントして (2) に戻る。

2. 関連研究

Liu ら (2015) では、完全準同型暗号を用いることで安全な委託データマイニングを実現する手法が提案されている [2]。クライアントがサーバに暗号化したトランザクションを預け、支持度の数え上げを委託するというものである。

これを応用した手法として、高橋ら (2016) は複数の平文を一つの暗号文に暗号化する SV パッキングを用い、暗号文の数と計算量を削減して高速化に貢献している [3]。

3. 提案手法

高橋ら (2016) の提案手法を、広域分散計算を想定した 1 対 N のクライアント・サーバ通信に拡張する。クライアントは 1 個のサーバとのみ通信し、高橋ら (2016) の提案手法と同一の挙動をとる。サーバは、クライアントと通信を行う 1 個のマスタと、マスタからクエリを受信し支持度の数え上げを行うその他 N-1 個のワーカーの 2 種類に分かれる。プログラムの概要を以下に示す。

- (1) クライアントはマスタとソケット通信を確立し、完全準同型暗号の計算に必要な context, 公開鍵, 全トランザクションを暗号化した暗号文を送信する。

A Study on Performance Improvement of Parallel Distributed Processing for Apriori Algorithm using Fully Homomorphic Encryption

[†] Fumiri USAMI, Masato OGUCHI
Ochanomizu University ([†])

- (2) マスタはクライアントから受信したデータをワーカと共有し、各データを読み込む。
- (3) クライアントは Apriori を開始する。生成した頻出アイテム集合の候補リストをマスタへ送信する。
- (4) マスタはクライアントから受信した頻出アイテム集合の候補リストを N 分割し、分割した候補リストをワーカに送信する。ワーカは候補リスト中の各パタンの支持度を数え上げ、結果をマスタへ送信する。
- (5) マスタは各ワーカから受信した支持度のリストをまとめ、クライアントへ送信する。
- (6) クライアントは支持度が最低サポート数以上を満たすパターンを頻出アイテム集合とし、それが空でない場合は pattern-length をインクリメントして (3) に戻る。空ならば今までの頻出アイテム集合を結果として得て、Apriori を終了する。
- (7) クライアントはマスタに空の候補を送信する。マスタはワーカとそれを共有し、ワーカはプログラムを閉じる。マスタとクライアントはソケット通信を終了する。

並列分散処理においては、分散メモリの並列計算におけるメッセージ通信のためのライブラリ規格である MPI (Message Passing Interface) を C++ で平易に扱うため、Boost.MPI を用いた。

4. 実験

4.1 実験環境

本研究で想定するクラウド環境を再現するため、早稲田大学山名研究室とお茶の水女子大学小口研究室を接続して VPN 環境を構築した。簡単な構成図を図 1 に示す。サーバ hpcs01-04 は同一の種類である。例として hpcs01 の性能を表 1 に示した。提案手法でのクライアントは早稲田大学側のサーバが担当し、マスタは hpcs01、ワーカは hpcs02-04 が担当する。

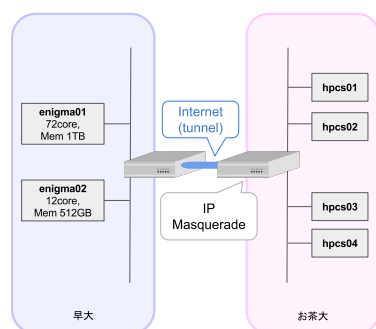


図 1: 実験環境 (物理サーバ)

4.2 関連研究の再現実験

提案手法は実装中のため、高橋ら (2016) [3] の再現実験を行った。高橋ら (2016) が用いたデータセットと同一の IBM Almaden Quest research group の生成器を用いて得られた人工データセット T10I6N50D5kL1k (アイテム

表 1: hpcs01 の性能

OS	Linux 2.6.32-431.23.3.el6.x86_64
CPU	Intel(R) Xeon(R) CPU E5-2643 v3 @3.40GHz 6 Core / 12 Thread
Memory	512GB
Disk	8TB SATA HDD (4 × 2TB) 1.9TB SATA SSD (4 × 480GB)

数 50, トランザクション数 100) を用い、最低サポート数=10 の場合で実験を行った。

サーバに hpcs01, クライアントに hpcs02 を用いてパッキングの有無での実行時間の変化を調べたところ、表 2 のようになった。パッキングを行うことで通信する暗号文のデータおよび積の実行回数が約 1/全アイテム数 となり、結果として総時間は約 1/2, Apriori の実行時間は 1/3 以上に短縮されている。

表 2: SV パッキングの有無毎の Apriori 計測時間 (秒)

isPacking	計測地点	総実行時間	Apriori 実行時間
True	client	49.2597	22.6931
True	server	49.2594	22.4361
False	client	111.476	75.0264
False	server	111.475	64.4767

5. まとめと今後の課題

本研究では、並列分散処理を用いて既存の提案手法を拡張し、完全準同型暗号を用いた秘密計算の実行速度を高速化することを目指した。今後の課題として、MPI を用いた並列分散処理による委託データマイニングを実装することで提案システムを完成させ、Liu ら [2] や高橋ら [3] との性能比較によって本研究の有効性を評価する必要がある。

謝辞

本研究の一部は、JST (科学技術振興機構) 戦略的創造研究推進事業 CREST 「ビッグデータ統合利活用のための次世代基盤技術の創出・体系化」の支援を受けたものである。本研究を進めるにあたり、多くの助言を賜りました早稲田大学山名研究室の馬屋原さん、今林さんに深く感謝いたします。

参考文献

- [1] Boost.MPI Library 1.62.0 http://www.boost.org/doc/libs/1_62_0/doc/html/mapi.html
- [2] Liu, J., Li, J., Xu, S., Fung, B.C.: Secure outsourced frequent pattern mining by fully homomorphic encryption, Big Data Analytics and Knowledge Discovery, pp. 70 - 81. Springer (2015)
- [3] 高橋, 石巻, 山名: SV パッキングによる完全準同型暗号を用いた安全な委託 Apriori 高速化, DEIM Forum 2016 F8-6 (2016)