# 深層学習に基づく学際的主題における 頻出項の発見

2班(情報・人間科学) 趙 秋涵 Zhao Qiuhan 北京郵電大学 情報工学研究科 修士指導教員:楊 文川 教授

#### 1. はじめに

近年、情報技術の急速な進歩、新しい語彙と 知識が絶えず生み出されている。科学研究の分 野では、さまざまな分野の移行、応用、統合に より、多くの新しい学際的な分野が徐々に導き 出されてきた。これまでのデータベースまたは 検索ツールの分類方法では、学際的な主題に頻 出項を発見することは困難である。

この論文では、深層学習に基づいて科学技術 文献記述子(descriptor)を生成し、適応パラメ ータクラスタリング(Adaptive Parameters Clustering, APC)と組み合わせて、頻繁に出現す る異分野であるが、研究の方向性が似たトピッ クが組み合わされた集合、すなわちバッチを記 述および発見する方法の研究を行った。

#### 2. 研究の方法と流れ

# ① データ取得と前処理

この論文では、既存のソフトウェア Hadoop に基づく分散クローラーを使用し、中国最大の 文献検索データベースである CNKI¹から、10 の クラスで合計 168 のサブクラスを収集した。各 サブクラスは 500、合計 84,000 の文献である。 次に、上記データを、単語のセグメンテーション (Word Segmentation) など前処理し、統計的 特性に従ってデータのエンコード (Encode) を完了した。そして、後続のモデルで使用するために、データ拡張 (Data Augmentation) と単語ベクトル (Word Embedding) などの事前トレーニング

<sup>1</sup> CNKI(China National Knowledge Infrastructure): www.cnki.net

(Pre-training)をした。

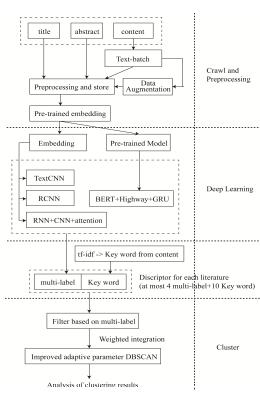


図1 全体的なフレームワーク

## ② 深層学習

この部分では、さまざまな深層学習モデルを使用して、文献のマルチラベル(multi-label)を生成した。各ラベルの単語ベクトルの次元は、テスト用に200、300、および400の次元である。そして、統計に基づくtf-idf方法を使用して、別のキーワードを作った。「マルチラベル+キーワード」は、各文献の記述子として使用される。これには、最大10語、つまり10\*(200~400)次元のベクトルが含まれる。

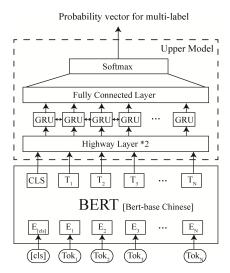


図2 深層学習の例—Bert+Highway+GRU

## ③ 適応パラメータクラスタリング(APC)

APC を設計し、文献記述子のバッチ(n \* 10 \* (200~400)次元)をクラスタリングし、それらの中で頻出項を発見する。アルゴリズムの詳しい流れはこの web ページ<sup>2</sup>に詳述する。

合計 4000 個の 2 次元数から成るランダムポイントを人為的に生成し、設計した APC を使用してその正当性を検証した。結果を図 3 に示す。

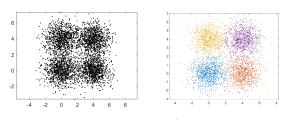


図3 クラスタリング効果の検証

## 3. 実験結果

事前トレーニングの単語ベクトルとデータ拡張を使用して、候補となる4つの深層学習方法の効果を比較する。効果を表2に示す。

効果の指標として P(Precision)、R(Recall)、F1を使用する。Pは、予測の結果に基づいて予測が正であるサンプルのうち、真に正であるサンプルの数を表す。Rは、元の正のサンプルで正しく予測された正のサンプルの数を表す。F1

はPとRを包括的に考慮した指標である。

表 2 4 つの深層学習方法の効果

| アイテム              | P / R / F1               |
|-------------------|--------------------------|
| TextCNN           | 0.8102 / 0.8024 / 0.8063 |
| RCNN              | 0.8213 / 0.8160 / 0.8186 |
| CNN+RNN+attention | 0.8281 / 0.8377 / 0.8329 |
| BERT (FT+TM)      | 0.8650 / 0.8555 / 0.8602 |

モデルのパラメータを調整することにより、 モデルの効果をさらに最適化する。これらのパ ラメータには、Batch Size、学習率、トレーニ ング方法が含まれる。

実験後、Batch Size を 256 に選択すると、学習率が自動的に最適化され、FT + TM(Fine tune + Training Model) 方法で、F1 を 0.8740 に到達させた。さらに、収束性(convergence) を進めてモデルの訓練を迅速化することもできる。

# 4. 結論

クラスタリング効果の検証は、この論文で提案された適応パラメータクラスタリングアルゴリズム(APC)の正しさを証明した。同時に、パラメーター最適化後の深層学習モデルも高い精度を持っている。

この論文で提案された方法は、文献の新しいトピックのバッチを効果的にマイニングでき、優れた実用性を備えている。論文の詳しい内容については、HP3に掲示する。

#### 5. 今後の研究計画

博士課程は東京大学の工学研究科で、技術経 営戦略学(TMI)についての研究を進めていく。

具体的には、中米貿易戦を背景に、自然言語処理と深層学習を組み合わせて、科学文献と特許データを通じて、中国とアメリカの革新的な産業(AI、Bigdata、IoTなど)の動向と発展を分析することである。

 $<sup>^2</sup>$  (pp. 19) <a href="https://www.zhaoqiuhan.cn/files/slide/yjsbs.pdf">www.zhaoqiuhan.cn/files/slide/yjsbs.pdf</a>

<sup>3</sup> HP: www.zhaoqiuhan.cn/