ブラウザ上でユーザが編集可能な言語パターンマッチシステムの構築 Building a user-editable language pattern matching system in the browser

桂 辰弥¹⁾ 竹内 孔一²⁾ Tatsuya Katsura Koichi Takeuchi

1 はじめに

テキスト中の特定のフレーズや表現を見つけること は、言語および教育分野において必要となることがあ る. テキストデータから特定のキーワードやフレーズの 出現位置や文脈を抽出するためのプログラムとしてコン コーダンサがある. コンコーダンサは語学学習において 特定のフレーズや表現の使用例を実際の文脈で把握する ことで、語彙や文法の理解、単語の使用法や文脈の把握 に役立ち、学習者の語彙や表現力の向上に役立つ. パ ターンマッチングはテキストの表層で検索を行う正規表 現とは異なり、情報を抽出したい文を対象に予め関係す る文や文の一部に対応する文構造のパターンを用意し, そのパターンに合致する結果を取得するものである. 有名なコンコーダンサの例として、Sketch Engine があ る. Sketch Engine $^{1)}$, はクエリ言語として $CQL^{2)}$ が使用 されており、コーパス内で正規表現や演算子を組み合わ せることでパターンマッチを行うことができる. しか し Sketch Engine は、コーパスベースの言語分析や統計 的な情報抽出が主な役割であるため、テキスト中から依 存関係解析を持つ表現を抽出する際には前処理が必要と なる. 他にパターンマッチツールとしては、StruAP[1] があり、構文解析された木係り受け構造を利用し、部分 木パターンによる関係抽出を行うことができるツールで ある. ただし日立が開発した商用製品で, 一般利用でき ない. ユーザ自らがこれらを考慮してテキスト中の特定 フレーズや表現を抽出するようなシステムを構築するこ とは容易ではない. そこで本研究では解析モジュールで 解析した結果をユーザ自身が求める表現をあらかじめ用 意された検索ブロックで組み合わせてシステムに投入 し、事例を検索できるシステムの開発を行っている. 先行研究 [2][3] において WEB アプリケーションとして JavaScript と Python を利用した基本システムを構築し たが、システムの本格利用にはいくつかの課題が残され ている. そこで本報告では検索エンジンの中心部分であ る Prolog データベースの実装の改良、および、大規模 なテキストが扱えるためにデータベースをシステムに導 入したので、この改良について報告する.

2 提案するパターンマッチシステムの概要

本章では開発したパターンマッチシステムを構築する 環境と実際のシステムの処理の流れについて述べる.

2.1 提案するパターンマッチシステムの構成

本システムは図1のようにユーザが視覚的に操作を行うフロントエンドシステムとユーザが要求したテキストの処理バックエンドシステムに切り分けて構成して

- 1) 岡山大学大学院環境生命自然科学研究科 Graduate School of Environmental, Life, Natural Science and Technology, Okayama University
- 2) 岡山大学学術研究院 Academic Research Assembly, Okayama University
- 1) https://www.sketchengine.eu/
- 2) https://www.sketchengine.eu/documentation/corpus-querying/

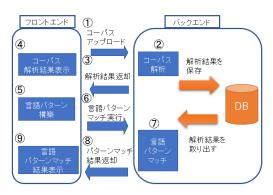


図1 システムの構成図

いる.

フロントエンドシステムは Javascript のライブラリで ある React.js で構成されており主な機能としてはテキストファイルのアップロード,検索する言語パターンの構 築.解析結果の表示、検索結果の表示などがある.

バックエンドシステムは Python の Web フレーム ワークである Django とデータベースシステムである Elasticsearch で構成されており、主な機能としてはテキストファイルの解析、ユーザが構築した検索クエリの言語パターンマッチ実行などがある.

詳しい処理の流れについては以降の節で述べる.

2.2 バックエンドの処理の流れについて

バックエンドの処理の流れとしてテキスト解析, 言語 パターンマッチ実行の処理についてそれぞれ説明する.

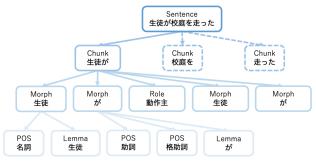


図2 文を解析した木構造の例

テキスト解析の処理はユーザがテキストファイルのアップロードを行うことで実行される.送られたテキストファイルの文に ASA を用いて形態素解析,係り受け解析,項構造解析を適応させる.解析した結果の文の木構造を図2に示す.その後 Prolog 述語に変換を行い,データベースに保存する。データベースに保存する際には、1文ごとに対応した解析データを保存している.変換する Prolog 述語は以下の表1のように定義している. ASA³⁾で解析したデータが JSON 形式であるため、

3) https://github.com/Takeuchi-Lab-LM/python_asa/

表 1 Prolog の述語一覧

		<u> </u>	
述語	第1引数	第2引数	第3引数
chunk(_, 0,_)	文番号	0 固定	文節 ID
morph(_, _, _)	文番号	文節 ID	形態素 ID
main(_, _, _)	文番号	文節 ID	主形態素
part(_, _, _)	文番号	文節 ID	副形態素
role(_, _, _)	文番号	文節 ID	意味役割
semantic(_, _, _)	文番号	文節 ID	概念
surf(_, _, _)	文番号	ノード ID	表層
surfBF(_, _, _)	文番号	形態素 ID	基本形
sloc(_, _, _)	文番号	文節/形態素 ID	文中出現位置
pos(_, _, _)	文番号	形態素 ID	品詞
dep(_, _, _)	文番号	文節 ID	係り受け文節 ID

Elasticsearch をデータベースとして活用することで, JSON 形式の大規模な解析データの柔軟な取り扱いや高速な検索, リアルタイムな更新, スケーラビリティ, 高度な分析など, データベースとしての利点を最大限に生かすことができる.

言語パターンマッチの処理はフロントエンドからユーザが構築した言語パターンが送られると、データベースから各文に対応する Prolog データを取得し、1 文ずつ Prolog データと検索クエリでパターンマッチを実行し、マッチ解の生成を行っている.

パターンマッチを実行する Prolog 処理系として SWI-Prolog の Python モジュールである pyswip を使用している. Prolog 処理系として採用した SWI-Prolog⁴⁾は Cで書かれた高機能の Prolog 処理系であり, SWI-Prologの強力な論理プログラミング機能と Python のデータ処理能力を組み合わせることで, 高速でより拡張性の高い環境が提供される.

2.3 フロントエンドの表示機能について

次にフロントエンドでの解析結果,検索クエリとなる言語パターンの構築,検索結果の表示について説明する.

テキストの解析結果

文をクリックすることで、アップロードされたテキストの解析結果を確認できます。



図3 解析結果の例 (ASA)

フロントエンドはテキスト解析の処理終了後,解析結果をデータベースから取得して表示できる.以下の図

テキストの解析結果

文をクリックすることで、アップロードされたテキストの解析結果を確認できます。



図4 解析結果の例 (Prolog)

3,4 は解析結果の表示例である. 1文ごとに対応した解析データを保存するようにデータベースに保存しているので、解析データの表示の際には文をクリックするたびにその文に対応する解析データを取得するように実装している.

```
を格と動詞(SENTENCE_ID, Wo_sloc , Verb_slock ):-
chunk(SENTENCE_ID,0, Wo_chunk_id )
and
part(SENTENCE_ID, Wo_chunk_id , を )
and
sloc(SENTENCE_ID, Wo_chunk_id , Wo_sloc )
and
chunk(SENTENCE_ID,0, Verb_chunk_id )
and
morph(SENTENCE_ID, Verb_chunk_id , Verb_morph_id )
and
pos(SENTENCE_ID, Verb_morph_id , 動詞 )
and
sloc(SENTENCE_ID, Verb_morph_id , Verb_slock )
.
```

図5 「ヲ格と動詞」の言語パターン

言語パターンを構築する際には Blockly を用いて生成できる. 前節で示した Prolog 述語のブロックをユーザが自ら組み合わせることで,複雑な検索クエリを構築することができる. 図 5 はその例である. パターンマッチ実行後,バックエンドから検索結果を受信し,結果の表示の際には KWIC, テーブル,強調の 3 つの表示形式を用いることができる. 以下の図 6, 7, 8 は図 5 の検索結果の表示例である. 引数 $Wo_Slock,Verb_Slock$ は文中での出現位置を示しており,検索パターンの引数に $_slock$ を含む場合と表示形式で強調する要素を選択できるようになる. 図 6 は「ヲ格」,図 8 は「動詞」の要素を強調して表示し,視覚的にわかりやすくなっている.

3 動作評価実験

システムの動作評価実験を行い、パターンマッチシステムの処理性能の向上の確認を行う.

⁴⁾ https://www.swi-prolog.org/

KWIC Wo_sloc 検索結果の表示形式を指定します。 - ドにする要素を選択します。sloc形式(数字_ Wo sloc 生徒が 校庭を 走った 図書館戦争を 買ったけど僕はその本を売った 彼は 本を 買ったけど僕はその本を売った 彼は 彼は本を買ったけど僕はその 本を 売った 彼は本を買ったけど僕はその 本を 売った 私は誰かに パソコンを 盗まれました 彩いませかいこ パソコンを 盗まれました 図 6 KWIC 表示

3.1 実験内容

表2に示すテキストファイルを用意し、テキスト解析とパターンマッチを行い、これらの処理時間を先行研究のシステムと提案するパターンマッチシステムでそれぞれ計測した. 具体的にはフロントエンドからバックエンドに送信し、バックエンドからデータが返ってくるまでを処理時間として計測する. これらの処理時間はChrome のデベロッパーツールを用いて計測を行う. 検索クエリは表5の「ヲ格と動詞」の言語パターンを用いる.

3.2 実験結果

表3 テキスト解析の処理時間(秒)

文の数	先行研究のシステム	提案するシステム
1	0.083	0.144
10	0.414	0.453
100	3.50	3.56
1000	35.32	36.4
5000	174	192
10000	計測不能	768

			Verb_slock	No_sloc	SENTENCE_ID		
1 抽味問 (私)	・ イーパターンフッチの処理時間(も	=	6_7	_5	0	詳細	0
			10_11	_9	1	詳細	1
1定采りるシステム	九打切九のシステム 1定采する。	又の奴	4.5	2	2	avem	2
0.242	0.110	1	4_9	_3	2	計糊	2
0.495	0.440	10	15_16	_3	2	詳細	3
1.65	8.15	100	4_5	3_14	2	詳細	4
30.9	960	1000	15_16	3_14	2	詳細	5
78.4	計測不能	5000	10_11	_9	3	詳細	6
160	計測不能	10000	12_12	_9	3	詳細	7
	0.440 8.15 960	文の数 1 10 100 1000 5000	10_11 4_5 15_16 4_5 15_16 10_11	9 _3 _3 _3_14 _9		詳細 詳細 詳細	1 2 3 4 5

図7 テーブル表示

検索結果の表示形式を指定します。



図8 強調表示

表2 ファイルサイズ (バイト)

文の数	ファイルサイズ
1	46
10	440
100	5,342
1000	53,248
5000	262,199
10000	524,399

パターンマッチの動作評価実験の結果をそれぞれ表 3,4 に示す. テキスト解析,パターンマッチ実行はと もに文の数が増えるにつれ,処理時間も増加しているこ とが読み取れる.

テキスト解析の処理時間については先行研究のシステムは 10000 文のテキストファイルを処理する際には動作が止まってしまったが、提案するシステムでは 10000 文でも動作が確認できた. 提案するパターンマッチシステムは先行研究のシステムに比べ、少し大きくなっているが微差である.

パターンマッチシステムの処理時間については先行研究のシステムは 5000 文のテキストファイルを処理する際には動作が止まってしまったが、提案するシステムでは 10000 文でも動作が確認できた. 提案するシステムは 10000 文のテキスト解析、パターンマッチ実行がともに動作を確認できた. また 100 文以上のパターンマッチの処理時間が向上しており、全体的にシステムの処理性能の向上が確認できた.

ただし 10000 文の処理を行った際にはブラウザの挙動が重くなっており、ユーザが操作可能であるとは言い難い.

4 考察

テキスト解析の処理時間は先行研究のシステムに比べ、少し遅くなったが、これはデータベースを1文ごとに対応した解析データを保存するように改良を行ったためであり、10000 文を解析を行った際には10000 個の解

析データを保存する必要があるため、バックエンドでの Django とデータベースシステムとのやりとりの時間が増加してしたためである。今回の実装では 1 文ずつ Prolog データベースに追加し、パターンマッチを生成したが、これは全文の Prolog データベースの処理を行うファイルの生成に時間がかかるため、1 文ずつ生成するように変更した。このことにより、処理速度が向上したが、これは全文の Prolog データを記載した大規模なファイルを生成する必要があったためである。

しかしこの実装には問題点として例えば10000 文のパターンマッチを行う際には10000 回処理を行う Prologファイルの生成を行う必要があり、バックエンドシステムへの負荷が大きい、そのためファイル生成を行わずにパターンマッチを実行する実装方法を検討する必要がある. Elasticsearch は、1 度に取得することができるドキュメントの最大件数は、デフォルトでは10,000 件であるためであり、10000 文以上のテキストファイルの解析は現状のシステムでは不可能である。また提案するパターンマッチシステムは10000 文まで解析やパターンマッチが可能となったが、さらに解析後のブラウザの挙動がかなり重くなっており、ユーザが利用可能とは言い難い、今後さらに処理性能の向上させるには、パフォーマンスの問題やネットワークの制約などに留意して実装する必要となる.

現在の実装では、柔軟なパターンマッチを行うためには、ユーザが Prolog に精通している必要がある. より簡単な操作を実現する方法としては表層に"*" のような曖昧性を含んだ正規表現を持つクエリと Prolog のパターンマッチの実装が考えられる. 今回 Prolog 処理系として導入した SWI-Prolog は正規表現に対応可能な

regex パッケージが存在するため、今後の課題として正 規表現マッチのシステムの導入が考えられる.

5 まとめ

本研究では、先行研究のシステムをベースに開発を進め、検索エンジンの中心部分である Prolog データベースの実装の改良として、Prolog 処理系として SWI-Prolog を導入し、1 文ずつ Prolog データと検索クエリでパターンマッチを実行し、マッチ解を生成するように実装した。また、大規模なテキストが扱えるためにデータベースとして Elasticsearch をシステムに導入した。実装した機能の処理性能を確認するための動作評価実験を行い、10000 文のテキストの動作することが確認できた。また今後の課題としてさらなる処理性能の向上と正規表現マッチの追加が考えられる。

謝辞

謝辞の文章を\acknowledgment で指定します。使わなければ謝辞は出力されません。

参考文献

- [1] Kohsuke Yanai, Misa Sato, Toshihiko Yanase, Kenzo Kurotsuchi, and Yoshiki Niwa Yuta Koreeda. Struap: A tool for bundling linguistic trees through structure-based abstract pattern. In *Proceedings of the 2017 Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing: System Demonstrations*, pp. 31–36, 2017.
- [2] 岡田魁人. Blockly を利用した言語パタンマッチシステム ASAGAO の構築. 修士論文,岡山大学大学院自然科学研 究科, 2022.
- [3] 小笠原崇. 意味役割付与テキストに対する Prolog パタンマッチシステムの構築. 修士論文, 岡山大学大学院自然科学研究科, 2022.