Exhaustive Tree:

網羅的な二次元座標木を用いた表の表現

林知司, 宮森恒 (京都産業大学大学院)

目的

網羅的な二次元座標木を用いて表を表現することにより、表を有効的に活用する

背景

表形式のデータは様々な構造で記述され、その内容理解やテキストとの関連付けは依然として容易ではない

手法

表中の結合セルの大きさを網羅的に把握した上で,その大きさの降順に二次元座標木を構築することにより表を表現する

結論

提案手法は、セルタイプ分類のタスクにおいて、最も高い性能を示した

はじめに

表には、結合セル等によって作られる複雑な構造が存在することに着目し、 これをいくつかの方法で、表の表現に取り入れる手法を開発した

TUTA

表に含まれる階層的な情報を二次元座標木と呼ばれるツリーベースの構造で表現することにより、5つのデータセットで最先端の結果を達成

TUTAの課題

表内に階層構造がある場合,表の上(左)から下(右)に向かって結合セルの大きさが徐々に小さくなることを前提としている

従来手法

表の上(左)から下(右)に向かって二次元座標木を構築

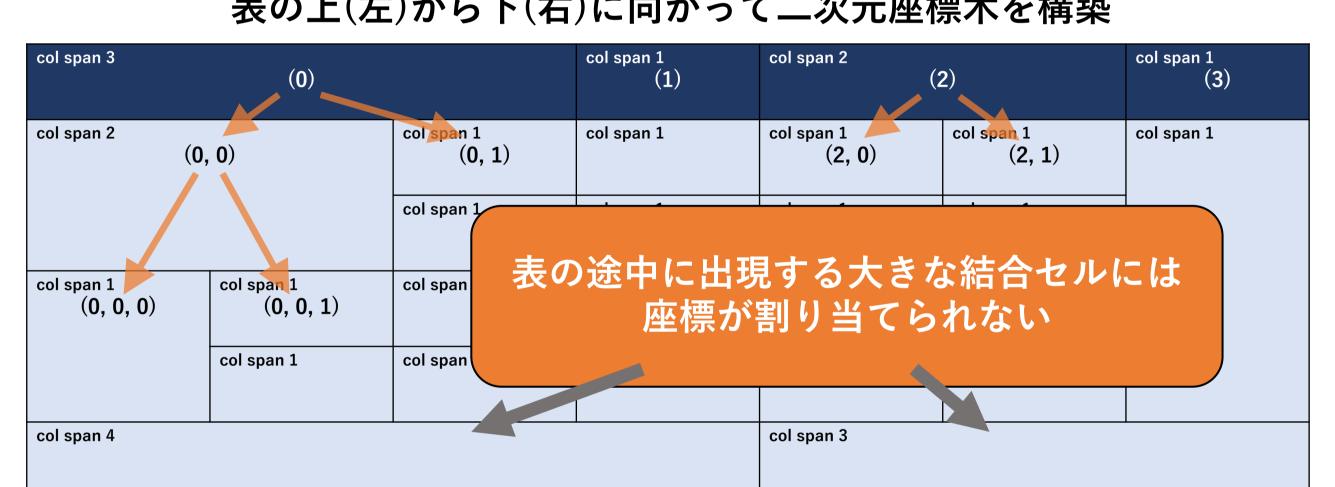


図1: default vertical tree

提案手法

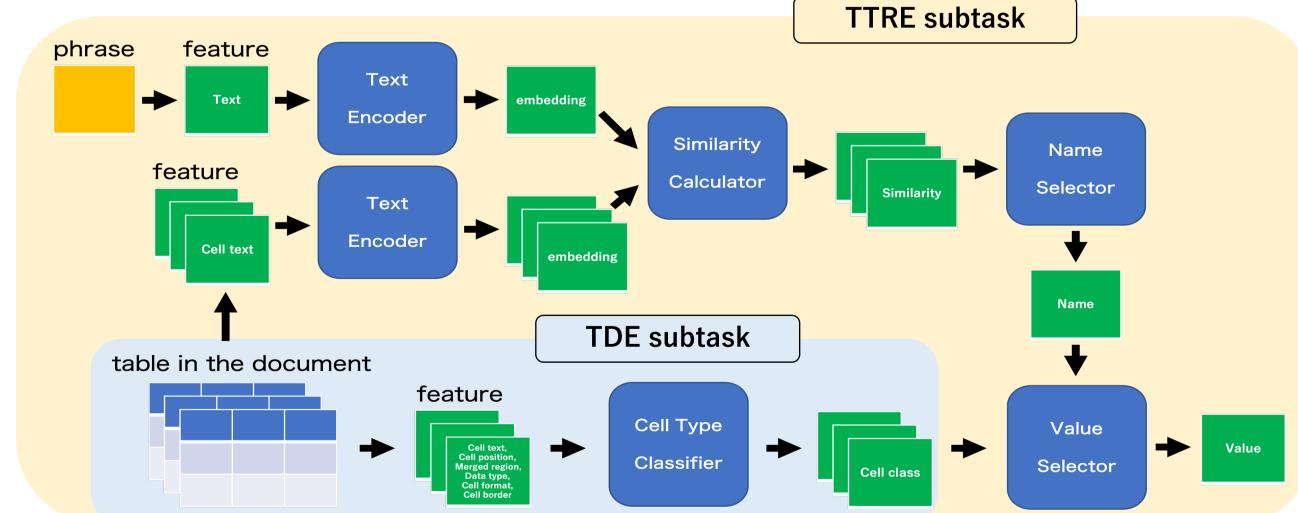


図2: 提案手法の処理概要

表中の結合セルの大きさを網羅的に把握した上で、 その大きさの降順に二次元座標木を構築

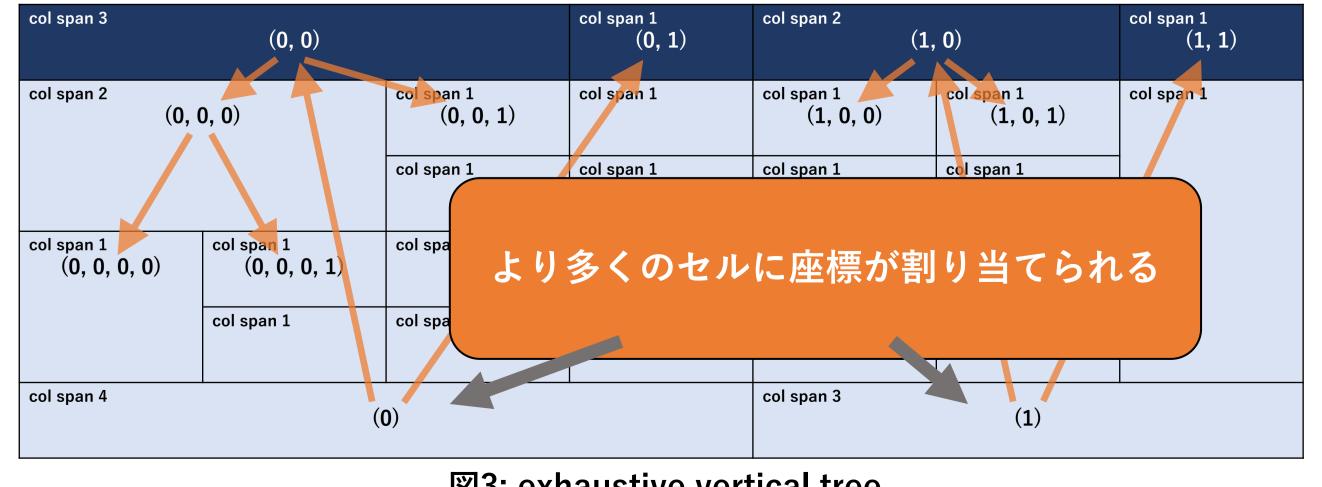


図3: exhaustive vertical tree

かずんで、うみだす。 **京都産業大学**KYOTO SANGYO UNIVERSITY



実験

- 表構造理解に有効であるかをTDE データセットとTTREデータセットを用いて検証
- TDEデータセット、TTREデータセットはHTML形式
- TDEサブタスクは,有価証券報告書の表の各セルを,4つのクラスに分類する
- TTREサブタスクは、有価証券報告書中の与えられたテキストに対して、 それに関連する表中の該当するセルを選択する

評価方法

TDE (Table Data Extraction)

表の木構造を考慮しない手法 (no tree), 従来手法 (default tree), 提案手法 (exhaustive tree)の3種類の手法を比較することにより有用性を検証

TTRE (Text-to-Table Relationship Extraction)

表の木構造を考慮しない手法 (no tree), 従来手法 (default tree), 提案手法 (exhaustive tree), セルのクラスを考慮しない手法の4種類の手法を比較することにより有用性を検証

結果と考察

- ・ マクロ平均の適合率,再現率,F1スコアにおいて,exhaustive treeによる手法, no treeによる手法,default treeによる手法の順で高い性能を示す結果となった
- 全ての手法において、Header、Attribute、Dataクラスに比べ、Metadataクラスに対しては 低い性能を示す結果となった
- これは、Metadataクラスに分類される事例が極端に少なく、効率的に学習できなかった ことが原因として挙げられる

表1: TDEデータセットでの評価結果

| Method | Metadata | Header | Attribute | Data | マクロ平均 | | | | | | | |
|----------------------|---------------|--------|-----------|--------|---------|---------|---------|--|--|--|--|--|
| | F1 | F1 | F1 | F1 | 適合率 | 再現率 | F1 | | | | | |
| TUTA no tree | <u>0.6744</u> | 0.8620 | 0.9886 | 0.9046 | 0.8863 | 0. 8365 | 0. 8574 | | | | | |
| TUTA default tree | 0.6654 | 0.8652 | 0.9878 | 0.9002 | 0. 8847 | 0. 8330 | 0. 8546 | | | | | |
| TUTA exhaustive tree | 0.6743 | 0.8679 | 0.9901 | 0.9017 | 0. 8887 | 0. 8375 | 0. 8585 | | | | | |

- ・ no treeによる手法が全てのValue, TotalのF1スコアにおいて最も高い性能を示した
- ・ これは、TDEサブタスクでの、Dataクラスを分類するためのモデルの性能が、 TTREサブタスクに大きな影響を与えたことが原因として挙げられる

表2: TTREデータセットでの評価結果

| Mothood | Name | | | Value | | | Total |
|--|---------------|---------------|---------------|---------------|--------|--------|--------|
| Method | 適合率 | 再現率 | F1 | 適合率 | 再現率 | F1 | F1 |
| multilingual-e5 | 0.3556 | <u>0.4574</u> | 0.3221 | 0.0857 | 0.5069 | 0.1186 | 0.2204 |
| multilingual-e5 + TUTA no tree | <u>0.3556</u> | <u>0.4574</u> | <u>0.3221</u> | <u>0.2733</u> | 0.5048 | 0.2742 | 0.2982 |
| multilingual-e5 + TUTA default tree | <u>0.3556</u> | <u>0.4574</u> | 0.3221 | 0.2514 | 0.5001 | 0.2596 | 0.2909 |
| multilingual-e5 + TUTA exhaustive tree | <u>0.3556</u> | <u>0.4574</u> | 0.3221 | 0.2613 | 0.5044 | 0.2639 | 0.2930 |

所与のテキストに対して上位1件のセルを取得した場合に、高い性能を示しており、 複数セルの検索については、十分な性能を発揮できていない

