

Semantic Relation Extraction and Classification in Scientific Papers

Abschlusspräsentation

Florian Abt, Kristina Tesch

20. September 2018

1. Aufgabenstellung (Auffrischung)
2. Stand Zwischenpräsentation
3. Was ist neu?
 - 3.1 Kombination von Klassifikatoren
4. Ergebnisse für die Testdaten

Aufgabenstellung (Auffrischung)

Datenformat (SemEval 2018, Task 7)

- Abstracts von wissenschaftlichen Veröffentlichungen
- Relationen zwischen Entitäten

Beispiel:

```
<text id="H05-2007">
  <title>Pattern Visualization for Machine Translation
    Output</title>
  <abstract> We describe a method for identifying
    systematic <entity id="H05-2007.1">patterns</
    entity> in <entity id="H05-2007.2">translation
    data</entity> using <entity id="H05-2007.3">part
    -of-speech tag sequences</entity>. ...
  </abstract>
</text>
```

```
PART_WHOLE(H05-2007.1,H05-2007.2)
```

Datenformat (SemEval 2018, Task 7)

- Abstracts von wissenschaftlichen Veröffentlichungen
- Relationen zwischen Entitäten

Beispiel:

```
<text id="H05-2007">
  <title>Pattern Visualization for Machine Translation
    Output</title>
  <abstract> We describe a method for identifying
    systematic <entity id="H05-2007.1">patterns</
    entity> in <entity id="H05-2007.2">translation
    data</entity> using <entity id="H05-2007.3">part
    -of-speech tag sequences</entity>. ...
  </abstract>
</text>
```

```
PART_WHOLE(H05-2007.1,H05-2007.2)
```

Datenformat (SemEval 2018, Task 7)

- Abstracts von wissenschaftlichen Veröffentlichungen
- Relationen zwischen Entitäten

Beispiel:

```
<text id="H05-2007">
  <title>Pattern Visualization for Machine Translation
    Output</title>
  <abstract> We describe a method for identifying
    systematic <entity id="H05-2007.1">patterns</
    entity> in <entity id="H05-2007.2">translation
    data</entity> using <entity id="H05-2007.3">part
    -of-speech tag sequences</entity>. ...
  </abstract>
</text>
```

```
PART_WHOLE(H05-2007.1,H05-2007.2)
```

Datenformat (SemEval 2018, Task 7)

- Abstracts von wissenschaftlichen Veröffentlichungen
- Relationen zwischen Entitäten

Beispiel:

```
<text id="H05-2007">
  <title>Pattern Visualization for Machine Translation
    Output</title>
  <abstract> We describe a method for identifying
    systematic <entity id="H05-2007.1">patterns</
    entity> in <entity id="H05-2007.2">translation
    data</entity> using <entity id="H05-2007.3">part
    -of-speech tag sequences</entity>. ...
  </abstract>
</text>
```

```
PART_WHOLE(H05-2007.1,H05-2007.2)
```

Datenformat (SemEval 2018, Task 7)

- Abstracts von wissenschaftlichen Veröffentlichungen
- Relationen zwischen Entitäten

Beispiel:

```
<text id="H05-2007">
  <title>Pattern Visualization for Machine Translation
    Output</title>
  <abstract> We describe a method for identifying
    systematic <entity id="H05-2007.1">patterns</
    entity> in <entity id="H05-2007.2">translation
    data</entity> using <entity id="H05-2007.3">part
    -of-speech tag sequences</entity>. ...
  </abstract>
</text>
```

```
PART_WHOLE(H05-2007.1,H05-2007.2)
```

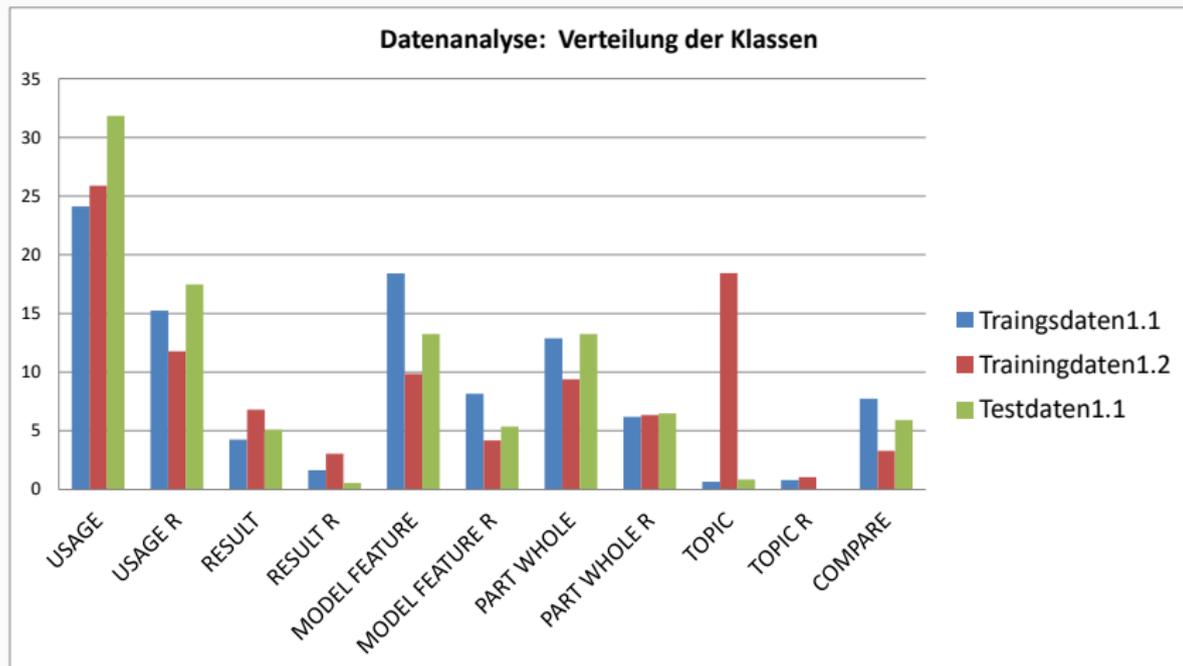
Aufgabenteil 1 (Klassifikation)

- gegeben: IDs von zwei Entitäten
- gesucht: Relation der Entitäten
 - Usage, Result, Model-Feature, Part-Whole, Topic, Compare
 - die Richtung der Beziehung (nicht für Compare)
- zwei Versionen: manuell annotierte Entitäten und automatisch annotierte Entitäten

Aufgabe	1.1	1.2	Test 1.1
#Abstracts	350	350	150
#Relationen	1228	1248	355
#Entitäten	5259	11911	2245

- Sind die Entitäten einer Relation stets in einem Satz?
- Wie verteilen sich die Relationen über die Klassen?
- Gibt es Häufungen in den Entitäten und stehen diese im Zusammenhang mit der Relationsklasse?
- Treten Worte (z.B. than, achieve) häufig in Kombination mit einer Klasse auf?

Klassenaufteilung



Stand Zwischenpräsentation

Bisherige Lösungsansätze

Baseline Classifier

- Auswahl der häufigsten Klasse

⇒ 26,42% und 0,038 F1

Baseline Classifier

- Auswahl der häufigsten Klasse

⇒ 26,42% und 0,038 F1

- Klassifikation mit SVM
 - LightRel (Wort-Cluster, Kontext als One-Hot) [RN18]
 - Wortsequenzen (Satzteile, ganzer Satz)
 - Word-Embeddings (Word2Vec, ELMo)
 - Verknüpfen von Entitäten
 - Reverse von Wordsequenzen
 - Vorkommen von häufigen Worten einer Wortart (POS-Feature)
- Klassifikation mit neuronalen Netzen

Baseline Classifier

- Auswahl der häufigsten Klasse

⇒ 26,42% und 0,038 F1

- Klassifikation mit SVM
 - LightRel (Wort-Cluster, Kontext als One-Hot) [RN18]
 - Wortsequenzen (Satzteile, ganzer Satz)
 - Word-Embeddings (Word2Vec, ELMo)
 - Verknüpfen von Entitäten
 - Reverse von Wortsequenzen
 - Vorkommen von häufigen Worten einer Wortart (POS-Feature)
- Klassifikation mit neuronalen Netzen

⇒ Bestes Ergebnis 64,96% mit 0,58 F1

Was ist neu?

- SVM:
 - Normalisierung der Wörter
 - Wortreihenfolge nach POS
- CNN:
 - Fehler ist behoben
- Kombination von Classifiern:
 - Mehrheitsentscheidung
 - Einbeziehung nach Klassenwahrscheinlichkeit
 - Mehrheitsentscheid mit Klassenwahrscheinlichkeitsausschluss

Wort:	Anzahl
words	133
word	74
Word	14
Words	6
system	220
systems	49
Systems	13
System	11
corpus	133
Corpus	18

Weshalb kombinieren?

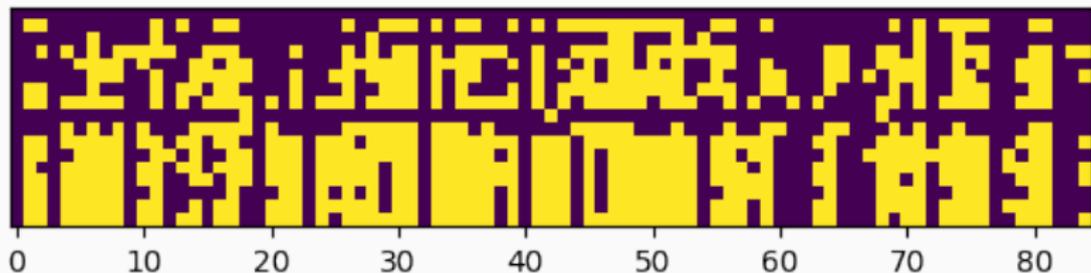


Abbildung 1: Ergebnisse der Basisklassifikatoren für eine Klasse (binär)

Mehrheitsentscheidung I

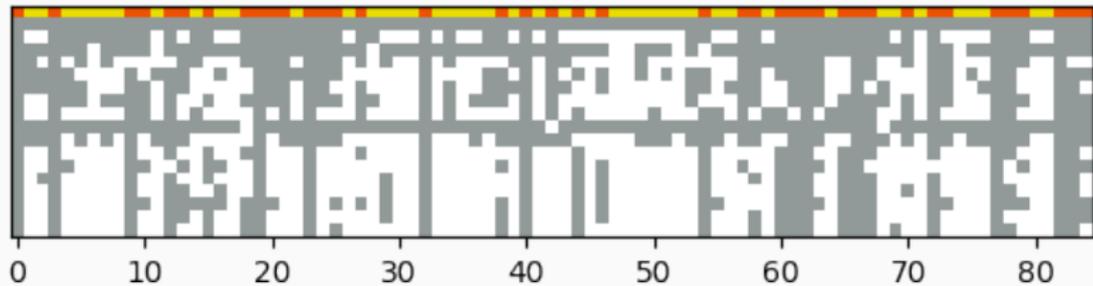


Abbildung 2: Ergebnisse des Mehrheitsvotums für eine Klasse

Mehrheitsentscheidung II

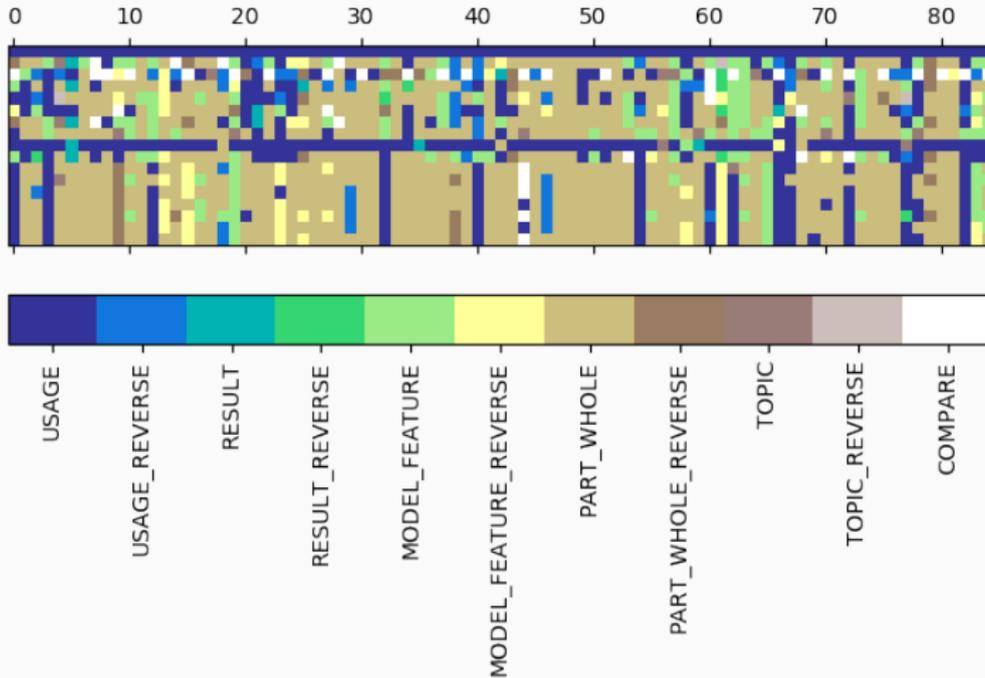
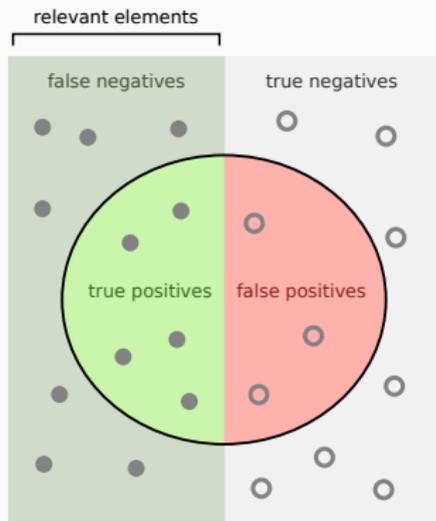


Abbildung 3: Ergebnisse der Basisklassifikatoren für eine Klasse

Auflösung eines Gleichstandes:

- geschätzte Klassenwahrscheinlichkeiten
- geschätzte bedingte Klassenwahrscheinlichkeiten

Mehrheitsentscheidung mit Bedingung



Bedingung pro Classifier pro Klasse:

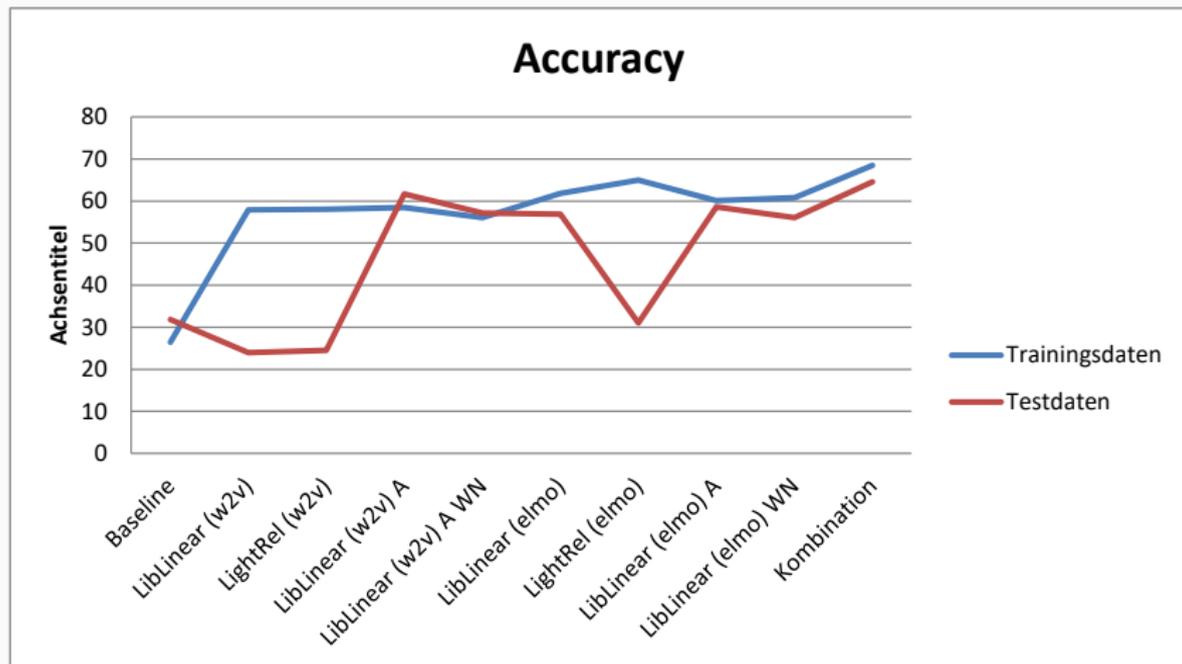
- Precision $> 0,3$
- 1-Recall $< 0,9$

$$\text{Precision} = \frac{\text{true positives}}{\text{true positives} + \text{false positives}}$$
$$1\text{-Recall} = \frac{\text{false positives} + \text{true negatives}}{\text{false positives} + \text{true negatives} + \text{true positives} + \text{false negatives}}$$

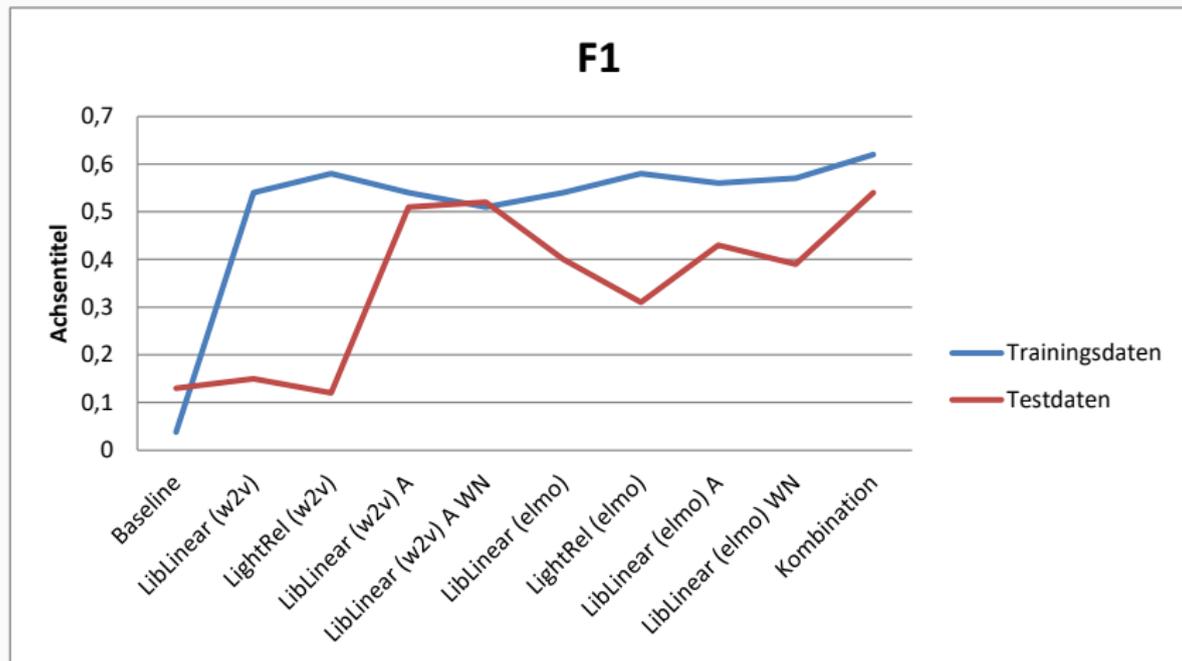
- Einfluss basierend auf den geschätzten bedingten Wahrscheinlichkeiten (wähle Maximum)
- Einfluss SVM nach verschiedenen Features (z. B. Sequenzlänge, Satzlänge, Vorkommen von Wortarten)

Ergebnisse für die Testdaten

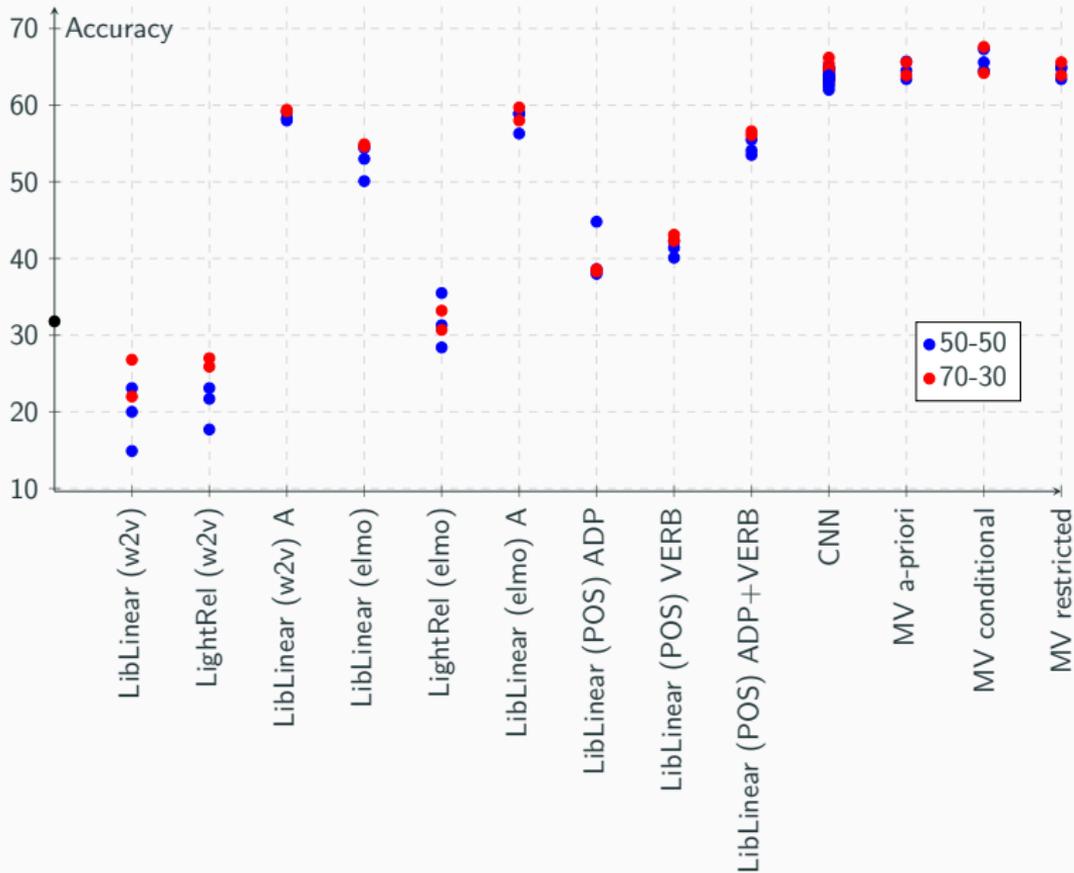
Finale Ergebnisse Accuracy



Finale Ergebnisse F1



Finale Ergebnisse bei verschiedenen Datenaufteilungen



Literatur

-  Jonathan Rotsztein, Nora Hollenstein, and Ce Zhang.
ETH-DS3Lab at SemEval-2018 Task 7: Effectively Combining Recurrent and Convolutional Neural Networks for Relation Classification and Extraction.
CoRR, abs/1804.02042, 2018.
-  T. Renslow and G. Neumann.
LightRel SemEval-2018 Task 7: Lightweight and Fast Relation Classification.
ArXiv e-prints, April 2018.