#### Institut für Informatik

### Reproducibility of SciBert

Jan-Niklas Weder

Modul : Data Mining

## Contents

1	Introduction	1
2	State of the art     2.1 Bert      2.2 Datasets	
3	SciBert     3.1 Corpus      3.2 Vocabulary      3.2.1 SentencePiece	3
4	Experiments   4.1 NER   4.2 PICO   4.3 CLS   4.4 REL   4.5 DEP   4.6 Finetuning   4.7 Frozen embeddings	4 4 4 4 4 4 4
5	Discussion	5
6	Further development	6

### Introduction

Als pretrained model hängt bert stark von dem korpus ab

Genauso ist das vocabular sehr wichtig

Andere arbeiten zeigten den einfluss eines erweiterten trainings/besser passenden korpus? referenz suchen

= $\[ i$  Somit ist ein auf ähnliche weise trainiertes modell als bessere grundlagen für NLP aufgaben im wissenschaftlichen bereich sinnvoll

Gab es in dieser form noch nicht

besitzt daher potential.

insbesondere als grundbaustein für unterschiedlichste aufgaben im !!! wiss. bereich

Allgemein stellt sich das Problem von Datensätzen insbesondere da diese annotiert werden müssen (im wiss. bereich teuer da hochqualifizierte experten notwendig sind)

### State of the art

#### 2.1 Bert

Bert as revolution pretrained-models useful even without finetuning  $= \lambda$  unexpected precision

nowadays used for many different NLP tasks Architecture of bert extensions of bert like roberta

#### 2.2 Datasets

zum Beispiel NCBI-Disease (versuch einen goldstandard für corpora zu erstellen) -¿ sehr günstig um darauf entsprechende modelle zu trainieren [1] -¿ SciERC /sciie im repo [2]

### SciBert

### 3.1 Corpus

 ${\bf Comparison}$ 

### 3.2 Vocabulary

Base Vocab vs. SCI Vocab !  $\approx 42\%$  overlap

#### 3.2.1 SentencePiece

## **Experiments**

kurze einführung in die test fälle mit einer erklärung, was f1 scores sind

Alles NLP Aufgaben bei denen Bert "überraschend" gut abschneided

Jetzt mit der erweiterung zu scibert erneut betrachtet

Einföuss des vocabulars und des corpus genau gegenübergestellt

- 4.1 NER
- **4.2** PICO
- 4.3 CLS
- 4.4 REL
- 4.5 DEP
- 4.6 Finetuning
- 4.7 Frozen embeddings

## Discussion

# Further development

## **Bibliography**

- [1] Rezarta Islamaj Doğan, Robert Leaman, and Zhiyong Lu. "NCBI disease corpus: A resource for disease name recognition and concept normalization". In: *Journal of Biomedical Informatics* 47 (Feb. 2014), pp. 1–10. DOI: 10.1016/j.jbi.2013.12.006.
- [2] Yi Luan et al. "Multi-Task Identification of Entities, Relations, and Coreferencefor Scientific Knowledge Graph Construction". In: Proc. Conf. Empirical Methods Natural Language Process. (EMNLP). 2018.