

Clemens Damke



Department of Electrical Engineering, Computer Science and Mathematics Warburger Straße 100 33098 Paderborn



#### Bachelorarbeit

# Probabilistische online Wissensgraphkonstruktion aus natürlicher Sprache

Clemens Damke

1. Korrektor Prof. Dr. Eyke Hüllermeier

Institut für Informatik Universität Paderborn

2. Korrektor Prof. Dr. Axel-Cyrille Ngonga Ngomo

Institut für Informatik Universität Paderborn

Betreuer Dr. Theodor Lettmann und Prof. Dr. Eyke Hüllermeier

29. August 2017

#### **Clemens Damke**

Probabilistische online Wissensgraphkonstruktion aus natürlicher Sprache

Bachelorarbeit, 29. August 2017

Korrektoren: Prof. Dr. Eyke Hüllermeier und Prof. Dr. Axel-Cyrille Ngonga Ngomo

Betreuer: Dr. Theodor Lettmann und Prof. Dr. Eyke Hüllermeier

#### Universität Paderborn

Intelligente Systeme Institut für Informatik

Pohlweg 51 33098 Paderborn

## **Abstract**

Hallo Welt. Test5.

## Inhaltsverzeichnis

1	Einl	eitung	3
	1.1	Motivation	3
	1.2	Ziele der Arbeit	4
	1.3	Aufbau der Arbeit	5
2	Verv	wandte Arbeiten	7
	2.1	Ansätze zur Wissensrepräsentation	7
	2.2	Konstruktionsansätze für Wissensbasen	7
	2.3	NLP Verfahren	7
3	The	oretische Grundlagen	9
	3.1	Wissensmodellierung mit Konzeptgraphen	ç
	3.2	Dependency Parsing und Coreference Resolution	ç
	3.3	Modellierung von Hinge-Loss-MRFs mit PSL	ç
4	Vorg	geschlagenes Wissensgraphkonstruktionsverfahren	11
	4.1	Wissensgraphontologie	11
	4.2	Graph-Persistenzschicht	11
	4.3	NLP-Phase	11
	4.4	Graphkonstruktionsphase	11
5	Aus	wertung	13
	5.1	Testmethode	13
	5.2	Ergebnisse	13
6	Zus	ammenfassung	15
Α	Anh	ang	19

Einleitung

The actual world cannot be distinguished from a world of imagination by any description. Hence the need of pronoun and indices, and the more complicated the subject the greater the need of them.

— Charles Sanders Peirce Mathematiker und Philosoph

#### 1.1 Motivation

In den letzten Jahren hat die Repräsentation von Wissensbasen durch Graphen, sog. Wissensgraphen, immer mehr an Bedeutung gewonnen. Google, Bing und IBM Watson benutzen solche Wissensgraphen z. B. zum Beantworten von komplexen Suchanfragen.

Die Grundidee dabei ist es, Entitäten durch Knoten und Relationen durch Kanten abzubilden. Entitäten können konkrete Dinge, wie z. B. Personen, aber auch abstrakte Konzepte, wie z. B. historische Epochen, sein. Relationen beschreiben beliebige Beziehungen zwischen den Entitäten, z. B.  $person(\text{Da Vinci}) \xrightarrow{\text{lived in}} epoch(\text{Renaissance})$ . Die Entität, von der eine solche Relation ausgeht, wird als Subjekt und die Zielentität als Objekt der Relation bezeichnet.

Die Typen von Entitäten bzw. Relationen (z. B. *person* bzw. *lived in*) und deren Bedeutung sind dabei i. d. R. formal in einer sog. Ontologie spezifiziert. Die Ontologie beschränkt also die Menge gültiger Wissensgraphen, was eine effiziente maschinelle Verarbeitung der im Graph enthaltenen Informationen ermöglicht.

Da Wissensgraphen in zahlreichen Domänen einsetzbar sind, wird deren automatisierte Konstruktion bereits seit Jahren erforscht. Manuelles Konstruieren und vor allem anschließendes Warten und Aktualisieren von Wissensgraphen, ist aufgrund der abzubildenden Datenmengen nicht praktikabel. Bei einer maschinellen automatisierten Konstruktion sind insbesondere zwei Anforderungen problematisch:

- 1. Das Verarbeiten von unstrukturierten Eingaben, wie z. B. natürlichsprachlichen Texten.
- 2. Effizientes Eingliedern neuer Informationen in einen bestehenden Wissensgraphen. Dieses Eingliedern von Informationen umfasst im Speziellen:
  - Entity Resolution: Hinzukommende Entitäten, die bereits im Graphen enthalten sind, müssen als Duplikate erkannt werden. Dies ist i. d. R. nicht trivial, da die selbe Entität durch viele verschiedene, oftmals vom Kontext abhängige, Token repräsentiert werden kann; z. B. *Bob* vs. *Robert* oder *Der Papst* vs. *Franziskus*.
  - Link Prediction: Hinzukommende Entitäten müssen mit bereits bestehenden Entitäten in Relation gesetzt werden. Hinzukommende Relationen können zudem benutzt werden um andere Relationen zu inferieren; z. B.

$$female(A) \land B \xrightarrow{\mathsf{son} \ \mathsf{of}} A \implies A \xrightarrow{\mathsf{mother} \ \mathsf{of}} B$$

Die Kombination dieser beiden Anforderungen ist interessant, da das meiste verfügbare Wissen in natürlichsprachlicher Textform vorliegt und zudem permanent neues Wissen entsteht. Ein automatisiertes Wissensgraphkonstruktionsverfahren, welches beide Anforderungen berücksichtigt, ist daher in diversen Domänen von Nutzen. Ein Beispiel hierfür ist die Auswertung von Kommunikationsdaten aus E-Mails oder Chat-Nachrichten mit dem Ziel die sozialen Beziehungen und Intentionen der Kommunikationpartner zu ermitteln.

#### 1.2 Ziele der Arbeit

Das übergeordnete Ziel dieser Arbeit ist es, ein Verfahren zu finden, welches das soeben beschriebene Problem der automatisierten Wissensgraphkonstruktion für E-Mail-Daten löst. Konkret sei ein Stream von E-Mails gegeben, denen jeweils ein Inhalt, ein Absender, eine Menge von Empfängern und ggf. weitere Metadaten, wie z. B. Absendezeit, Absendeort oder IP-Adresse, zugeordnet ist. Die Nachrichteninhalte werden der Einfachheit halber als ausschließlich englischsprachig angenommen. Außerdem wird eine, für E-Mails und andere Kurznachrichten typische, eingeschränkte Sprachkomplexität angenommen. Die Nachrichten sollen nacheinander in das zu konstruierende System eingefügt werden, welches sukzessive einen Wissensgraphen daraus erzeugt.

Für diese Erzeugung muss eine Reihe von Teilproblemen gelöst werden:

- 1. **Onotologie:** Spezifikation einer Wissensgraphontologie, die mächtig genug ist, um die Diversität natürlichsprachlich beschriebener Informationen abzubilden.
- 2. **Repräsentation:** Spezifikation der maschinellen Repräsentation des Wissensgraphen.
- 3. **Sprachverarbeitung:** Finden eines Verfahrens, welches die natürlichsprachlichen Inhalte der Nachrichten in eine für die Wissensgraphkonstruktion geeignete Form bringt.
- 4. **Grapherweiterung:** Finden eines Verfahrens, um eine eintreffende Nachricht in den bestehenden Wissensgraphen einzufügen.

Das aus den Teillösungen zusammengesetzte Verfahren muss, neben der offensichtlichen Anforderung einen Wissensgraphen zu konstruieren, zudem folgende technische Anforderungen erfüllen:

- 1. **Erweiterbarkeit:** Es sollen Schnittstellen eingeplant sein, um neben der Sprachverarbeitung auch andere Verarbeitungsverfahren, z. B. für Bilder, hinzufügen zu können. Die Graphontologie, Graphrepräsentation und das Grapherweiterungsverfahren dürfen also nicht zu sehr auf die Struktur natürlicher Sprache zugeschnitten sein.
- 2. **Parallelisierbarkeit:** Das Verfahren soll in der Lage sein die Rechenleistung mehrerer Prozessorkerne zu nutzen. Diese Anforderung betrifft insbesondere das Grapherweiterungsverfahren.

#### 1.3 Aufbau der Arbeit

Kapitel 2

Kapitel 3

Kapitel 4

Kapitel 5

#### Kapitel 6

Verwandte Arbeiten

- 2.1 Ansätze zur Wissensrepräsentation
- 2.2 Konstruktionsansätze für Wissensbasen
- 2.3 NLP Verfahren

Theoretische Grundlagen

- 3.1 Wissensmodellierung mit Konzeptgraphen
- 3.2 Dependency Parsing und Coreference Resolution
- 3.3 Modellierung von Hinge-Loss-MRFs mit PSL

4

# Vorgeschlagenes Wissensgraphkonstruktionsverfahren

- 4.1 Wissensgraphontologie
- 4.2 Graph-Persistenzschicht
- 4.3 NLP-Phase
- 4.4 Graphkonstruktionsphase

Auswertung

- 5.1 Testmethode
- 5.2 Ergebnisse

Zusammenfassung

Anhang

# Abbildungsverzeichnis

## **Tabellenverzeichnis**

### Erklärung zur Bachelorarbeit

Ich, Clemens Damke (Matrikel-Nr. 7011488), versichere, dass ich die Bachelorarbeit mit dem Thema *Probabilistische online Wissensgraphkonstruktion aus natürlicher Sprache* selbstständig verfasst und keine anderen als die angegebenen Quellen und Hilfsmittel benutzt habe. Die Stellen der Arbeit, die ich anderen Werken dem Wortlaut oder dem Sinn nach entnommen habe, wurden in jedem Fall unter Angabe der Quellen der Entlehnung kenntlich gemacht. Das Gleiche gilt auch für Tabellen, Skizzen, Zeichnungen, bildliche Darstellungen usw. Die Bachelorarbeit habe ich nicht, auch nicht auszugsweise, für eine andere abgeschlossene Prüfung angefertigt. Auf § 63 Abs. 5 HZG wird hingewiesen.

Paderborn, 29. August 2017	
	Clemens Damke