Fabian Düker, Uli Steinbach

Universität Heidelberg, Institut für Computerlinguistik Softwareprojekt, SoSe 2018

Prof Dr. Katja Markert

12.06.2018

Ubersicht I

Übersicht Aufgabe

Inhaltliche Spezifikation inh. Spezifikation

Modularisierung und Aufgabenverteilung Modularisierung und Aufgabenverteilung

Programmarchitektur, Datenstrukturen Programmarchitektur und Datenstrukturen

Ubersicht

Autom. Erstellung eines Lexikons für die Erkennung von **Abusive Words**

Anwendung auf Germeval 2018 Task I ⇒ Binäre Klassifikation von 5000 Tweets

Problemstellung

- ► Problem: Hatespeech ist in ständiger Veränderung begriffen (Neologismen, Ambiguität, Kontext/Domäne)
- ▶ Wiegand et al. 2016: Erstellung eines englischen Lexikons mit guten Ergebnissen auf cross-domain Evaluation
- ► SentiWS: Lexikon mit negativen Wörtern für das Deutsche

Lösungsansatz

- ► Erstellung Baselexikon aus SentiWS neg. Sentiment-Lexikon
- ► Halbautomatische Erweiterung des Baselexikons mit deutschen Schimpwörtern
- ► Autom. Erweiterung mittels graphbasiertem Label-Propagation-Algorithmus
- Anwendung auf Germeval 2018 Datenset und Evaluation

SentiWS

- Extraktion negativer Wörter aus SentiWS
- ► 686 Nomen
- ▶ 420 Verben
- ▶ 708 Adjektive
- ► Problem: Zu wenige explizite Schimpfwörter
- Lösung: Mehr Schimpfwörter hinzufügen

- ► Genius API: Erstellung eines Deutschrapkorpus
- Deutschrap: zeitgemäße Verwendung von Schimpfwörtern (genrespezifisch, aber auch politisch, rassistisch, sexistisch)
- autom. Extraktion von Kandidaten mittels syntaktischer Pattern

- Automatischer Abgleich aller Nomen im Rapkorpus
- mit Schimpfwortliste aus dem Internet
- mit Pattern "du [NN]"
- etwa 280 potentielle Schimpfwörter
- manuelles Aussortieren von false positives (z.B. "Rapper")
- Auswahl der 200 häufigsten Schimpfwörter
- ► Erweiterung durch beleidigende Adjektive
- ► Suche nach Pattern "du [ADJ] Schimpfwort"
- ▶ etwa 280 potentiell beleidigende Adjektive

- ► Lemmatisierung mit IWNLP
- ▶ Lemmatisierung der nicht erkannten Adjektive von Hand
- Beseitigung von Duplikaten
- Finales Baselexikon:
- ▶ 887 Nomen
- ▶ 413 Verben
- ▶ 824 Adjektive
- 2124 Wörter

Rapkorpus

- Texte von 30 Rappern (Auswahl angelehnt an Daten-Journalismus Studie des BR/PULS zum Thema "Diskriminierung im Deutschrap" aus dem Jahr 2016)
- Bushido
- Chakuza
- ► K.I.Z.
- Kay One
- Kollegah & Farid Bang
- Prinz Pi
- Bass Sultan Hengzt
- ► Fler
- Azad
- Kool Savas

Rapkorpus

Auszug der extrahierten Schimpfwörter vor Handselektion

- Rapper
- Kopf
- Arsch
- Bitch
- Schwanz
- Scheiße
- Gangster
- Block
- ► Baby
- Nutte

Baseline

- Baseline 1: Unigram und Bigram SVM
- Baseline 2: Feature Selection (Mutual Information) SVM
- ▶ Preprocessing: Autosarkasmus-SP (SoSe 2016): Alle Tweets wurden tokenisiert, normalisiert und pos-getagged. Zusätzlich Lemmatisierung und stopword removal
- ▶ 10-Fold Cross Validation mit random-seed für bessere Vergleichbarkeit

Baseline

- Unigram und Bigram SVM: Es wurde ein SVM Klassifizierer mit Standard-Parametern (Regularisierungs-Parameter C = 1.0, linear Kernel) trainiert. Input-Features sind die auf der Dokument-Term Matrix berechneten tf-idf Werte für Unibzw. Bigramme. Für die Unigramme wurde ein unterer cutoff von mind. 2 Vorkommen festgelegt.
- ► Feature Selection Algorithmus: Berechnung des mutual information score (Manning et. al 2011) zwischen Label und Wort ⇒ 1500 Wörter mit den höchsten mi-scores wurden als Input-Features für den SVM Klassifizierer (Regularisierungsparameter C=1.0, linearer Kernel) benutzt.

Evaluation der Baseline

Table: Baseline: tf-idf unigram SVM

| Fold | #train | pos | neg | tok/tw | #test | pos | neg | tok/tw | F1 | |
|------|---------------------------------|------|------|--------|-------|-----|-----|---------|--------------------|--|
| 1 | 4500 | 1524 | 2976 | 146.94 | 500 | 160 | 340 | 144.124 | 0.7026952348344236 | |
| 2 | 4500 | 1560 | 2940 | 146.73 | 500 | 124 | 376 | 146.05 | 0.7430423747345847 | |
| 3 | 4500 | 1525 | 2975 | 146.73 | 500 | 159 | 341 | 146.0 | 0.6822048536263124 | |
| 4 | 4500 | 1505 | 2995 | 146.57 | 500 | 179 | 321 | 147.512 | 0.6637390819218496 | |
| 5 | 4500 | 1498 | 3002 | 145.94 | 500 | 186 | 314 | 153.154 | 0.6466493970138341 | |
| 6 | 4500 | 1504 | 2996 | 147.0 | 500 | 180 | 320 | 143.568 | 0.6675527979162865 | |
| 7 | 4500 | 1504 | 2996 | 146.61 | 500 | 180 | 320 | 147.106 | 0.6563892890626787 | |
| 8 | 4500 | 1519 | 2981 | 146.16 | 500 | 165 | 335 | 151.13 | 0.6681861534976389 | |
| 9 | 4500 | 1504 | 2996 | 147.08 | 500 | 180 | 320 | 142.86 | 0.650127611518916 | |
| 10 | 4500 | 1513 | 2987 | 146.83 | 500 | 171 | 329 | 145.104 | 0.6737827241885149 | |
| | Total Accuracy: 0.68 (+/- 0.05) | | | | | | | | | |

Evaluation der Baseline

Table: Baseline: tf-idf bigram SVM

| Fold | #train | pos | neg | tok/tw | #test | pos | neg | tok/tw | F1 |
|------|---------------------------------|------|------|--------|-------|-----|-----|---------|--------------------|
| 1 | 4500 | 1524 | 2976 | 146.94 | 500 | 160 | 340 | 144.124 | 0.6713317445366677 |
| 2 | 4500 | 1560 | 2940 | 146.73 | 500 | 124 | 376 | 146.05 | 0.7143231005141465 |
| 3 | 4500 | 1525 | 2975 | 146.73 | 500 | 159 | 341 | 146.0 | 0.6607936275023581 |
| 4 | 4500 | 1505 | 2995 | 146.57 | 500 | 179 | 321 | 147.512 | 0.6407256780069586 |
| 5 | 4500 | 1498 | 3002 | 145.94 | 500 | 186 | 314 | 153.154 | 0.6004567364407795 |
| 6 | 4500 | 1504 | 2996 | 147.0 | 500 | 180 | 320 | 143.568 | 0.636733440679629 |
| 7 | 4500 | 1504 | 2996 | 146.61 | 500 | 180 | 320 | 147.106 | 0.6211176439430055 |
| 8 | 4500 | 1519 | 2981 | 146.16 | 500 | 165 | 335 | 151.13 | 0.6254687762688433 |
| 9 | 4500 | 1504 | 2996 | 147.08 | 500 | 180 | 320 | 142.86 | 0.6184350158030838 |
| 10 | 4500 | 1513 | 2987 | 146.83 | 500 | 171 | 329 | 145.104 | 0.6386443278943279 |
| | Total Accuracy: 0.64 (+/- 0.06) | | | | | | | | |

Evaluation der Baseline

Table: Baseline: Feature-Selection m. Mutual Information

| Fold | #train | pos | neg | tok/tw | #test | pos | neg | tok/tw | F1 |
|------|---------------------------------|------|------|--------|-------|-----|-----|---------|--------------------|
| 1 | 4500 | 1524 | 2976 | 146.94 | 500 | 160 | 340 | 144.124 | 0.7506333288282201 |
| 2 | 4500 | 1560 | 2940 | 146.73 | 500 | 124 | 376 | 146.05 | 0.8159589743589742 |
| 3 | 4500 | 1525 | 2975 | 146.73 | 500 | 159 | 341 | 146.0 | 0.7661802897341697 |
| 4 | 4500 | 1505 | 2995 | 146.57 | 500 | 179 | 321 | 147.512 | 0.761125609472951 |
| 5 | 4500 | 1498 | 3002 | 145.94 | 500 | 186 | 314 | 153.154 | 0.717136006424597 |
| 6 | 4500 | 1504 | 2996 | 147.0 | 500 | 180 | 320 | 143.568 | 0.7715594209711858 |
| 7 | 4500 | 1504 | 2996 | 146.61 | 500 | 180 | 320 | 147.106 | 0.7808015386464718 |
| 8 | 4500 | 1519 | 2981 | 146.16 | 500 | 165 | 335 | 151.13 | 0.7812137931034483 |
| 9 | 4500 | 1504 | 2996 | 147.08 | 500 | 180 | 320 | 142.86 | 0.7738412698412699 |
| 10 | 4500 | 1513 | 2987 | 146.83 | 500 | 171 | 329 | 145.104 | 0.7651150793650793 |
| | Total Accuracy: 0.77 (+/- 0.05) | | | | | | | | |

Graph-basierter Ansatz für autom. Erweiterung des Baselexikons

- Erstellung von pos + neg seed-Liste mit annotierten
 Schimpwörtern aus Baselexikon (+) und häufigsten Wörtern
 (-)
- Graph mit Kanten zw. Wörtern auf Basis von Kosinusähnlichkeit zwischen Word Embeddings Vektoren (auf Twitter Korpus trainiert)
- Propagierung der Seed-Labels auf ungelabelte Knoten/Wörter mittels graphbasiertem Label-Propagation-Algorithmus (Adsorption Algorithmus, Talukdar et al. 2008)

Graph-basierter Ansatz für autom. Erweiterung des Baselexikons

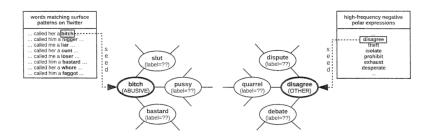


Figure: Label Propagation Graph aus Wiegand et al. 2018

- ▶ Paketierung: Aufsplittung des Gesamtpakets in kleinere Module
- Python-Pogrammierung (objektorientierte Implementierung)
- "split und shared tasks"

| Modul | | Uli | Fabian |
|----------------------------------|---|-----|--------|
| Erstellung Baselexikon | | | |
| | Extraktion negativer Wörter aus SentiWS | | X |
| | Erstellung Rapkorpus | × | |
| | PAT-basierte Extraktion von NNs/ADJs | X | X |
| | Autom. Abgleich von Nomen mit Schimpfwortliste und Patterns | | х |
| | Handselektion der beleidigenden Nomen | | x |
| | Lemmatisierung des Lexikons mit IWNLP Lemmatizer | | х |
| | Korrektur und Restlemmatisierung des Lexikons | | х |
| | Skript für Erstellung eines Annotations-Testsets | × | |
| | Skript für autom. Auswertung d. Annotations-Testsets | | х |
| Erstellung Baselines | | | |
| _ | Implementation manuelle 10-Fold Cross Validation | x | |
| | Integration Autosarkasmus-Tweet Preprocessing | x | |
| | Erweitertes Preprocessing (Lemmatisierung, Stopwörter) | x | |
| | Implementation Unigram/Bigram SVM Baseline | × | |
| | Implementation Mutual Information (Manning et. al 2011) | x | |
| | Implementation Feature Selection (MI) SVM Baseline | × | |
| | Evaluation und Output | x | |
| Erstellung Word-Similarity Graph | · | | |
| | Word Embeddings auf Twitter Daten | × | x |
| | Erstellung des Wortähnlichkeitsgraphen auf Basis von Kosinusähnlichkeiten | X | X |
| | Unknown Words Handhabung (character-level embeddings?) | × | x |
| | Erstellung der Seed Listen (pos + neg) | x | x |
| Label Propagation | 3 (1 - 2) | | |
| . 5 | Implementation Adsorption Algorithmus (Talukdar 2008) | x | x |
| | Erweiterung des Baselexikons mit Output | × | x |
| Anwendung und Evaluation | · | | |
| | Test auf Germeval Daten | × | × |
| | Verbesserungen und Erweiterungen | × | x |
| | Visualisierung des Outputs | × | x |
| | Präsentation der Ergebnisse | × | x |
| | | | |

x x

Abschlussbericht

Aufgabenverteilung

Modularisierung

Zeitplan

Programmarchitektur

Programmarchitektur

Programmarchitektur

Datenstrukturen

Literatur

- ► Talukdar, Pereira 2008 Expermiments in Graph-based Semi-Supervised Learning Methods for Class-Instance Acquisition
- Velikovich et al. 2010 The Viability of Web-derived Polarity Lexicons
- Wiegand et al. 2018 Inducing a Lexicon of Abusive Words -A Feature-Based Approach
- Manning et al. 2011
- Autosarkasmus Gruppe 2016
- ► BR/PULS Studie 2016

Ressourcen

- Schimpfwortliste http://www.hyperhero.com/de/insults.htm
- ► **SentiWS** http://wortschatz.uni-leipzig.de/en/download/
- ► **Genius** API https://genius.com/
- spaCy https://spacy.io/