### Sentimentanalyse auf Amazon-Reviews

#### Caroline Berg Simon Will

Institut für Computerlinguistik Ruprecht-Karls-Universität Heidelberg Dozentin: Éva Mújdricza-Maydt WS 2015/2016

3. Februar 2016

# Gliederung

1 Überblick

2 Projektablauf

3 Evaluation und Experimente

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 2/25

### Gliederung

1 Überblick

2 Projektablauf

3 Evaluation und Experimente

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 3 / 25

### Einführung

■ Unser Projekt: Sentimentanalyse auf Amazon-Reviews

```
10 von 11 Kunden fanden die folgende Rezension hilfreich.
```

★★★★★ Samsung Galaxy J5 Smartphone (5 Zoll (12,7 cm)...

Von K Reinhold am 10 November 2015 Farbe: Schwarz | Verifizierter Kauf

Dieses Handy ist sehr gut fast genauso wie ein S5 nur billiger. Der Akku hält für meine Bedürfnisse auch sehr lange. Es ist genau die richtige Größe, sehr handlich und gut. Ich bin sehr zufrieden damit.

- Ziel: Anzahl der für ein Produkt vergebenen Sterne (1–5) aus dem Reviewtext vorhersagen
- Für einen Teil der Auswertung wurden die fünf Klassen binarisiert zu gut (4 und 5 Sterne) und schlecht (1 bis 3 Sterne).

 Februar 2016 vilperg-senti berg, will 4 / 25

### Vergleichbare Projekte

- Callen RAIN: Sentiment Analyses in Amazon Reviews Using Probabilistic Machine Learning.
- Reviews aus Büchern, Filmen, CDs, ...
- Klassifizierung:
  - 1–2 Sterne: score 0
  - 5 Sterne: score 1

 Februar 2016 vilperg-senti berg, will 5 / 25

# Vergleichbare Projekte

- Feature-Extraction bei RAIN
  - bag of words: Vorkommen der 2000 häufigsten Wörter in Reviews (binär)
  - collocations: bigram function von NLTK (500 häufigste Bigramme, analog zu bag of words)
  - negation: nach einer Negation werden die drei darauffolgenden Wörter mit (NOT) annotiert
  - sentence length:
    - sentence feature f
      ür kurze S
      ätze (< 10 W
      örter)</p>
    - sentence feature für lange Sätze (> 20 Wörter)
  - Ergebnisse (Accuracy):
    - Amazon Kindle (Naive Bayes): 84 %
    - MacBook (Naive Bayes): 88.2 %

 Februar 2016 vilperg-senti berg, will 6 / 25

# Gliederung

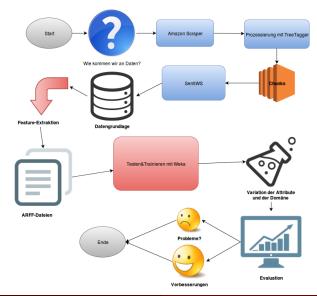
1 Überblick

2 Projektablauf

3 Evaluation und Experimente

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 7/25

### Flussdiagramm

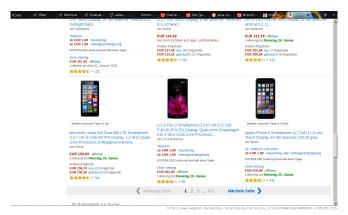


3. Februar 2016 8 / 25 vilperg-senti berg, will

### Amazon Scraper

Überblick

- geschrieben in python3 mit urllib2, BeautifulSoup und lxml
- ruft eine Überblicksseite auf Amazon auf, auf der Produkte aufgelistet sind und lädt alle Reviews herunter.



### Vorverarbeitung

- Mit dem TreeTagger und den mit ihm gelieferten Skripten wurden die Reviews
  - tokenisiert,
  - mit POS-Tags versehen und
  - lemmatisiert.

```
Dieses PDAT
                  dies
   Handy NE
              Handy
   ist VAFIN
              sein
   absolut ADJD absolut
   empfehlenswert ADJD
                          empfehlenswert
          ADV sehr
   leichte ADJA leicht
   Bedienung NN Bedienung
10
   und KON und
   sieht VVFIN
                  sehen
   auch ADV auch
12
   noch ADV noch
13
   top ADJD <unknown>
14
   modisch ADJD
                  modisch
15
```

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 10 / 25

### Einteilung in Chunks

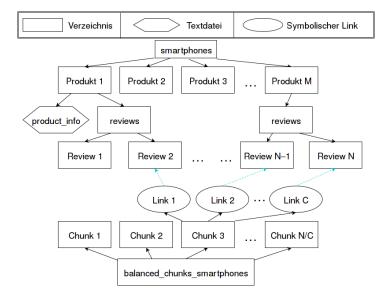
Sternverteilung der Smartphone-Reviews:

Sterne	1	2	3	4	5	Gesamt
Anzahl	13231	6645	8794	21826	77310	127806

- ⇒ Eine Ausbalancierung ist nötig.
  - Erstellung einer Struktur aus symbolischen Links
  - Jeder Symlink zeigt zufällig auf ein Review.
  - Anordnung der Symlinks in balancierten Verzeichnissen (Chunks)
  - geschrieben in perl5
  - noch 33500 Reviews nach dem Ausbalancieren übrig

 Februar 2016 vilperg-senti berg, will 11 / 25

# Einteilung in Chunks



3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 12 / 25

#### Ressource: SentiWS

- SentiWS (kurz für "Sentimentwortschatz") ist eine Datenbank, die deutschen Wörtern Zahlen von −1 bis 1 zuordnet, die das Sentiment der Wörter darstellen soll.
- Enthalten sind etwa 33000 Wortformen zu etwa 3500 Lemmata.

```
Zusammengehörigkeit | NN 0.0040
2
  Zusammenhalt | NN 0.1947 Zusammenhaltes, Zusammenhalte,
       Zusammenhalts, Zusammenhalten
3
  Zuschuß | NN 0.0040 Zuschüße, Zuschußes, Zuschüßen,
       Zuschußs
  Zustimmung | NN 0.0040 Zustimmungen
  Zuverlässigkeit | NN 0.0040
  Zuversicht | NN 0.0727
  abgesichert | ADJX
                       0.0040
  abmachen | VVINF 0.0040 abgemacht, abmachst, abmach,
8
       abmachet, abmachten, abmacht, abmache, abmachtest,
       abmachte, abmachest, abmachtet
  abschließen | VVINF 0.0040
g
```

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 13 / 25

### Feature-Extraktion

- geschrieben in python3 (und sh, bash und awk)
- Attribute: token\_number, overall\_sentiment, adjective\_sentiment, noun\_sentiment, verb\_sentiment
- Die Sentiment-Attribute existieren auch in einer auf die token\_number normierten Version.<sup>1</sup>
- Klassenattribute: stars und binary\_judgement

```
adjective_sentiment 0.6574
                             numeric
1
   binary_judgement
                      good
                             {good, bad}
   normalized_adjective_sentiment
                                 28582.6 numeric
   normalized noun sentiment
                              0 numeric
   normalized overall sentiment 28582.6 numeric
   normalized_verb_sentiment
                             0 numeric
   noun sentiment 0 numeric
   overall sentiment 0.6574
                              numeric
   stars 5 {1, 2, 3, 4, 5}
  token number 23 numeric
10
   verb sentiment
                  0 numeric
11
```

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 14 / 25

 $<sup>^{1}</sup>$ normalized\_overall\_sentiment =  $\frac{\text{overall\_sentiment}*10^{6}}{\text{token number}}$ 

#### ARFF-Datei

```
Orelation Review sentiment
1
2
3
   @attribute token number numeric
4
   @attribute normalized_overall_sentiment numeric
   @attribute normalized_adjective_sentiment numeric
5
   Cattribute normalized noun sentiment numeric
6
   @attribute normalized_verb_sentiment numeric
7
   Oattribute stars {1,2,3,4,5}
8
g
   @data
10
   510,2695.1,2297.45,3.92157,403.137,1
11
   33,-11590.9,121.212,-11712.1.0.1
12
   148, -5214.86, 1139.19, 54.0541, -3173.65, 2
13
   152,1219.74,3196.05,-2055.26,78.9474,1
14
   57, -7524.56, -4059.65, 0, -3464.91, 2
15
   36,8580.56,8469.44,111.111,0,4
16
   70,4445.71,13665.7,-5521.43,3140,4
17
   28.55332.1.39889.3.0.15442.9.4
18
19
   92,20113,13018.5,86.9565,7007.61,5
   48, -13893.8, -13793.8, -100.0.3
20
```

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 15/25

# Gliederung

1 Überblick

2 Projektablauf

3 Evaluation und Experimente

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 16 / 25

### Benutzte Klassifizierer

- J48 mit
- -U "Use unpruned tree"
- RandomForest mit
  - -I 10 "Number of trees to build"
  - -K 0 "Number of features to consider"
  - -S 1 "Seed for random number generator"
  - -depth 200 "The maximum depth of the trees"
- NaiveBayes ohne Optionen

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 17 / 25

### Hauptsächliche Ergebnisse

Mit zehnfacher Kreuzvalidierung ergeben sich folgende Ergebnisse:

Klassen	normiert	Majority Voting	J48	${\sf RandomForest}$	Naive Bayes
1–5	nein	20 %	61.0 %	67.4 %	31.6 %
1-5	ja	20 %	61.0%	67.6 %	32.5 %
binär	ja	60 %	75.0 %	84.6 %	69.8 %

Wird ein Teil der Daten eigens zum Testen abgetrennt, verringert sich die Accuracy etwas (von 67.6 % beim RandomForest auf 64.7 %). Das liegt wohl einfach daran, dass dann auf weniger Daten trainiert wird.

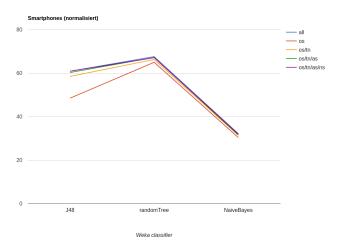
3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 18 / 25

### Variieren der Trainingsdatenmenge



3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 19 / 25

### Attributselektion



3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 20 / 25

#### Test auf fremder Domäne

- Test des mit den normierten Sentimentattributen und token\_number auf Smartphones trainierten Modells auf Armbanduhren
- Erreichte Accuracy: 27.7 %
- Ein Faktor eventuell: Armbanduhren-Reviews sind nur etwa ein Drittel so lang wie Smartphone-Reviews.

 Februar 2016 vilperg-senti berg, will 21 / 25

### **Fehlersuche**

#### Review mit 5 Sternen

Super Handy, Habe mir dieses Handy bestellt, weil wir schon das gleiche in der Familie haben. Einfache Bedienung, tolle Menüführung. Einfach Klasse für einen guten Preis.

 Februar 2016 vilperg-senti berg, will 22 / 25

#### Fehlersuche

#### Review mit 5 Sternen

Ich persönlich komme vom Nokia E51 :) und habe über nun fast ein halbes Jahr verschiedene Smartphones [...] begutachtet. Ebenfalls im Focus hatte ich (Nachteile ggü. dem S3 hier aufgeführt): Motorola RAZR MAXX: kein Wechselakku, Andoid 4.1 ungewiß; HTC One X: kein Wechselakku, kein Glonass, kein SD-SchachtSamsung Galaxy Note: schlechtere Performance, Andoid 4.1 ungewiß; Samsung Galaxy Ace 2: schlechtere Performance, wenig Flashspeicher, Andoid 4.1 ungewiß; Meine Eindrücke [...] des S3 kurz zusammengefasst:positiv:- Display: hohe Auflösung, schöne Farben, die Größe möchte ich wirklich nicht mehr missen [...]

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 23 / 25

#### Schluss

- Überraschend gute Ergebnisse für den naiven Ansatz.
- Weitere mögliche Schritte:
  - Einbezug von Textstruktur
  - Einbezug von Negation und anderen privativen Ausdrücken
- Problem: Textgattung "Amazon-Review" nicht sehr einheitlich

 Februar 2016 vilperg-senti berg, will 24 / 25

#### Literatur

RAIN, Callen: Sentiment Analysis in Amazon Reviews Using Probabilistic Machine Learning. Swarthmore: Department of Computer Science, Swarthmore College, 2013.

REMUS, R.; QUASTHOFF, U.; HEYER, G.: SentiWS – a Publicly Available German-language Resource for Sentiment Analysis. In: Proceedings of the 7th International Language Ressources and Evaluation (LREC'10), Valetta: 2010, S. 1168–1171.

SCHMID, Helmut.: Probabilistic Part-of-Speech Tagging Using Decision Trees. In: Proceedings of International Conference on New Methods in Language Processing, Manchester: 1994.

3. Februar 2016 vilperg-senti berg, will 25 / 25