





Wiederholung



Korpusannotation: Wortebene

- Jedem (laufenden) Wort wird eine Kategorie zugeordnet
 - → sog. Tagging (= Etikettierung)
 - Voraussetzung: Text muss in Wörter zerlegt sein
- Tokenisierung
 - Token = Wort, Zahl, Symbol (♥), Satzzeichen, ...
 - im Gegensatz zu Typen = verschiedene Wörter
- Kann schwieriger sein, als man vermuten würde ...

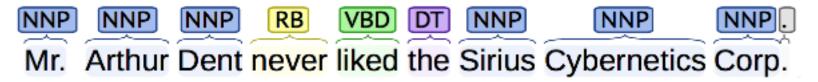
```
@Mia1234 #semibk [1] Das schließt direkt an die vorige Frage von @DieMaJa22 an. In jedem Fall gibt es (wie auch in der Sitzung ... @Mia1234 #semibk [2]am BspChats gezeigt) starkeHinweise darauf, dass(wie auch imRealLife) diverseFaktoren die sprVariation beeinflussen: http://tinyurl.com/3umxkuh
```

https://sites.google.com/site/empirist2015/ (Beißwenger et al. 2016)



Annotation auf Wortebene

- Zentral: Wortartenannotierung = POS-Tagging
 - Substantiv (noun), Adjektiv, Verb, Adverb, Pronomen, Präposition, Konjunktion,
 Zahl, Satzzeichen, ...
 - engl. POS = part of speech
- Tagset = Kategorienschema
 - meist feinere Unterschiede: Sg/Pl, inf./fin./imp., ...



 auch: Lemmatisierung (hier kein Tagset!), semantische Kategorien, emotionale Valenz, Schwierigkeitsgrad (CEFR), ...

Deutsch: STTS-Tagset



ADJA	attributives Adjektiv
ADJD	adverbiales / prädikatives Adjektiv
ADV	Adverb schon, bald, doch
APPR	Präposition / Zirkumposition links
APPRART	Präposition mit Artikel fusioniert zum
APPO	Postposition zufolge, wegen
APZR	Zirkumposition rechts von an
ART	bestimmter oder unbestimmter Artikel
CARD	Kardinalzahlen (Ordinalzahl = ADJA)
FM	Fremdsprachliches Material
ITJ	Interjektion mhm, ach, tja
KOUI	unterordnende Konj. mit zu + Inf
KOUS	unterordnende Konjunktion mit Satz
KON	nebenordnende Konjunktion und, oder
KOKOM	Vergleichskonjunktion als, wie
NN	normales Nomen
NE	Eigenname
PDS	substituierendes Demonstrativpron.
PDAT	attribuierendes Demonstrativpron.
PIS	substituierendes Indefinitpron.
PIAT	attrib. Indefinitpron. ohne Determiner
PIDAT	attrib. Indefinitpron. mit Determiner
PPER	Personalpronomen (nicht reflexiv)
PPOSS	substituierendes Possessivpronomen
PPOSAT	attribuierendes Possessivpronomen
PRELS	substituierendes Relativpronomen
PRELAT	attribuierendes Relativpronomen

reflexives Personalpronomen
substituierendes Interrogativpron.
attribuierendes Interrogativpronomen
adverbiales Interrogativ-/Relativpron.
Pronominaladverb dafür, deswegen
zu vor Infinitiv
Negationspartikel nicht
abgetrennter Verbzusatz kommt an
Antwortpartikel ja, nein, danke
Partikel bei Adjektiv/Adverb am, zu
Kompositions-Erstglied Unter- und
finites Verb, voll (= lexikalisch)
Imperativ, voll
Infinitiv, voll
Infinitiv mit zu, voll
Partizip Perfekt, voll
finites Hilfsverb
Imperativ, Hilfsverb
Infinitiv, Hilfsverb
Partizip Perfekt, Hilfsverb
Finites Modalverb
Infinitiv, Modalverb
Partizip Perfekt, Modalverb
Nichtwort mit Sonderzeichen 3:7, H2O
Komma ,
Satzbeendende Interpunktion .?!;:
sonstige Satzzeichen (intern) -[]()

Englisch: Penn-Tagset (modifiziert) Friedrich-Alexander-Universität Philosophische Fakultät und Fachbereich Theologie



СС	Coordinating conjunction
CD	Cardinal number
DT	Determiner
EX	Existential there
FW	Foreign word
IN	Preposition / subordinating conjuction
IN/that	Subordinating conjunction that
JJ	Adjective (positive)
JJR	Adjective (comparative)
JJS	Adjective (superlative)
LS	List item marker
MD	Modal verb
NN	Noun, singular or mass
NNS	Noun, plural
NP	Proper noun, singular
NPS	Proper noun, plural
PDT	Predeterminer
POS	Possessive ending ('s)
PP	Personal pronoun
PP\$	Possessive pronoun
RB	Adverb
RP	Particle
SYM	Symbol (mathemathical/scientific)
TO	to (any usage) fly to Paris, ready to go,
UH	Interjection
#	Pound sign \mathcal{E}
\$	Dollar sign \$

VB	Verb be, base form	
VBD	Verb be, past tense	
VBG	Verb be, gerund/progressive	
VBN	Verb <i>be</i> , past participle	
VBP	Verb be, non-3rd pers. sg. present	
VBZ	Verb be, 3rd pers. sg. present tense	;
VH	Verb have, base form	
VHD	Verb have, past tense	
VHG	Verb have, gerund/progressive	
VHN	Verb <i>have</i> , past participle	
VHP	Verb have, non-3rd pers. sg. preser	nt
VHZ	Verb have, 3rd pers. sg. present ter	ıse
VV	Lexical verb, base form	
VVD	Lexical verb, past tense	
VVG	Lexical verb, gerund/progressive	
VVN	Lexical verb, past participle	
VVP	Lexical verb, non-3rd pers. sg. pres	ent
VVZ	Lexical verb, 3rd pers. sg. present t	ense
WDT	Wh-determiner	
WP	Wh-pronoun	
WP\$	Possessive wh-pronoun	
WRB	Wh-adverb	
SENT	Sentence-final punctuation .!?	
,	Comma ,	
:	Colon, semi-colon :;	
()	Comma ([])
** 11	Comma ""	? 11



Universal-Dependencies-Tags (sprachübergreifend)

Open class words	Closed class words	Other
<u>ADJ</u>	<u>ADP</u>	<u>PUNCT</u>
ADV	<u>AUX</u>	<u>SYM</u>
<u>INTJ</u>	<u>CCONJ</u>	<u>X</u>
<u>NOUN</u>	<u>DET</u>	
<u>PROPN</u>	<u>NUM</u>	
<u>VERB</u>	<u>PART</u>	
	<u>PRON</u>	
	<u>SCONJ</u>	

- ADJ: adjective
- ADP: adposition
- ADV: adverb
- **AUX**: auxiliary
- **CCONJ**: coordinating conjunction
- DET: determiner
- <u>INTJ</u>: interjection
- NOUN: noun
- NUM: numeral
- PART: particle
- PRON: pronoun
- <u>PROPN</u>: proper noun
- **PUNCT**: punctuation
- <u>SCONJ</u>: subordinating conjunction
- <u>SYM</u>: symbol
- <u>VERB</u>: verb
- X: other



Segmente und Strukturen

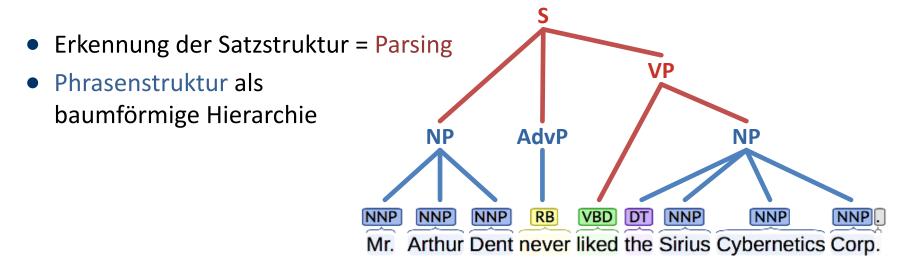
- Erkennung von speziellen Wortfolgen (Segmenten bzw. spans) und ihre Kategorisierung
- z.B. Eigennamen (NER = named entity recognition)

Person
Organization
Mr. Arthur Dent never liked the Sirius Cybernetics Corp.

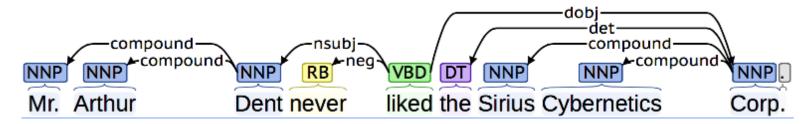
- Fallen Ihnen noch weitere Beispiele für interessante Segmente ein?
- Kann auch als Tagging operationalisiert werden

O B-PERS I-PERS O O O B-ORG I-ORG I-ORG
Mr. Arthur Dent never liked the Sirius Cybern. Corp.

Strukturen: Parsing

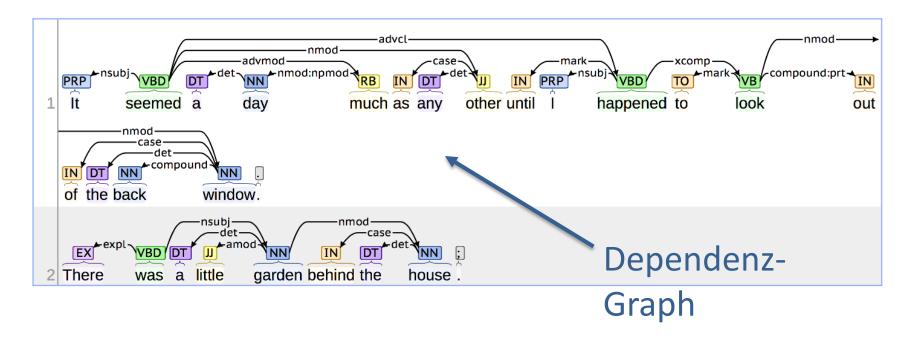


- alternativ: "minimale" Phrasen als flache Segmente → Chunk-Parsing
- Dependenz-Parsing findet direkte Abhängigkeiten zwischen Wörtern





Beispiel: Syntaktische Analyse



Zum Ausprobieren:

- http://corenlp.run/
- https://explosion.ai/demos/displacy



Manuelle Annotation

- Kleine Korpora werden oft manuell annotiert
 - z.B. digitale Editionen, Reden eines Präsidenten, ...
- Annotationsschema und -kategorien (Tagset)
- Richtlinien (Guidelines)
 - detaillierte Beschreibung und Abgrenzung der Zielkategorien (z.B. für <u>STTS</u>)
 - zusätzlich: Beispielsammlung für schwierige Einzelfälle
- Annotationswerkzeuge (meist Web-basiert)
 - z.B. INCEpTION (https://prodi.gy)
- Inter-Annotator Agreement (IAA)
 - wichtig! überprüft Reliabilität und Validität der Annotation
 - Flüchtigkeitsfehler vs. systematische Differenzen
 - Adjudikation f
 ür Endfassung der Annotation

Automatische Annotation

- Für größere Korpora ist eine manuelle Annotation zu teuer und zeitaufwendig
- Auch in den Digital Humanities ...
 - Romane von Charles Dickens
 - Deutsches Gutenberg-Archiv
 - Early English Books (EEBO)
 - Times Online 1780–1900

ca. 4 Mio. Wörter

> 100 Mio. Wörter

> 500 Mio. Wörter

ca. 4.000 Mio. Wörter

Automatische Annotation

- Erfolgreichster Ansatz: maschinelle Lernverfahren
 - ab ca. 1990 Einsatz von statistischen Modellen ("statistical revolution")
 - aktuell große Fortschritte mit Deep Learning
- Trainingskorpus (manuell annotiert)
 - wichtig: Konsistenz der Annotationen (→ IAA)
 - Flüchtigkeitsfehler scheinen weniger problematisch
- Evaluation auf separatem Testkorpus
 - Gefahr der Überanpassung an das Trainingskorpus
 - zusätzliches development set für Optimierung der Lernverfahren (tuning)
 - Kreuzvalidierung (cross-validation) nutzt alle Daten für Training & Evaluation
- Weiterführend: https://web.stanford.edu/~jurafsky/slp3/

Repräsentationsformat: XML

```
<?xml version="1.0" encoding="UTF-8"?>
<corpus>
 <story title="The Garden">
   >
     <S>
       <token pos="PP" lemma="it">It</token>
       <token pos="VBD" lemma="seem">seemed</token>
       <token pos="DT" lemma="a">a</token>
       <token pos="NN"
                       lemma="day">day</token>
       <token pos="RB"
                       lemma="much">much</token>
       <token pos="IN" lemma="as">as</token>
       <token pos="DT"
                        lemma="any">any</token>
       <token pos="JJ"
                       lemma="other">other</token>
       <token pos="IN" lemma="until">until</token>
       <token pos="PP" lemma="I">I</token>
     </s>
   </story>
</corpus>
```

Repräsentationsformat: Vertical text (.vrt)

```
<corpus>
<text title="The Garden" author="Stefan Evert" author_sex="male"</pre>
     date="1991-08-05">
<S>
T†
    PP
           it
seemed VBD
           seem
        DT
a
day
        NN
            day
much
            much
        RB
        IN
as
            as
        DT
any
           any
other
        JJ other
until
        IN
           until
Ι
        PP
             Т
</s>
</text>
</corpus>
```



Repräsentationsformat: CoNLL-Format(e)

```
# story: "The Garden"
# paragraph #1
1
    T†
            PP
                  it
2
    seemed VBD
                seem
            DT
   fine
             JJ fine
5
    day
            NN
                  day
             SENT .
    There
1
            EX
                  there
2
            VBD
    was
                  be
3
             DT
    an
4
    elephant NN
               elephant
             SENT .
# this is the end of the file
```

aktuell: CoNLL-U (https://universaldependencies.org/format.html)



Übersicht: Tools



Manuelle Annotation: Tools

- WebAnno / INCEpTION (linguistischer Fokus):
 - https://webanno.github.io/webanno/documentation/
 - https://www.youtube.com/user/webanno
 - https://inception-project.github.io
 - https://youtube.com/playlist?list=PL5Hz5pttaj96SIXHGRZf8KzlYvpVHIoL-
- prodigy (linguistischer Fokus):
 - https://prodi.gy
- CATMA (literaturwissenschaftlicher Fokus)
 - z.B. Annotation von wörtlicher und indirekter Rede
 - https://fortext.net/routinen/lerneinheiten/manuelle-annotation-mit-catma

Automatische Annotation: komplette Pipelines (1)

- Stanford CoreNLP (https://stanfordnlp.github.io/CoreNLP/)
 - langlaufendes Projekt, Java
 - Tokenisierung, POS-Tagging, Lemmatisierung, NER, Parsing, Koreferenzauflösung, Sentiment-Analyse, ...
- Stanza (https://stanfordnlp.github.io/stanza/)
 - Python, Deep Learning, Interface zu CoreNLP (z.B. für Koreferenzauflösung relevant)
 - Tokenisierung, POS-Tagging, Lemmatisierung, NER, Dependenzparsing, Sentiment-Analyse
- spaCy "fastest in the world" (https://spacy.io)
 - Python, Deep Learning
 - Tokenisierung, POS-Tagging, Lemmatisierung, NER, Dependenzparsing

Automatische Annotation: komplette Pipelines (2)

- Apache OpenNLP (https://opennlp.apache.org/)
 - Java
 - Tokenisierung, POS-Tagging, Lemmatisierung, NER, Dependenzparsing, Koreferenzauflösung
- UDPipe (http://ufal.mff.cuni.cz/udpipe)
 - C++/Python, als Bibliothek für diverse C++, C#, Python, Perl und Java verfügbar
 - *UD* steht für *Universal Dependencies*
 - Tokenisierung, POS-Tagging, Lemmatisierung, Dependenzparsing

Automatische Annotation: Tokenisierung und Tagging

- reine Tokenisierer
 - Python: <u>SoMaJo</u> (DE, EN)
 - generischer Tokenisierer: <u>Unitok</u>
 - Tokenisierer von NLTK ist bestenfalls mittelmäßig
 - wichtig: Tokenisierung und weitere Verarbeitung müssen kompatibel sein!
- Part-of-speech-Tagger (oft mit eigenem Tokenisierer)
 - <u>TreeTagger</u> (schnell, einfach, viele Sprachen, inkl. Lemmatisierung)
 - RNNTagger (Deep-Learning-Nachfolger des TreeTaggers, Python, inkl. Lemm.)
 - Python: <u>SoMeWeTa</u> (DE, EN, FR)
 - Twitter data (EN): <u>TweetNLP</u>
 - und viele weitere spezialisierte Tokenisierer und Tagger für diverse Sprachen
- Eigene Pipeline im Webservice erstellen:
 https://weblicht.sfs.uni-tuebingen.de/weblichtwiki/index.php/Main_Page