IN1140: Introduksjon til språkteknologi

Forelesning #12

Lilja Øvrelid

Universitetet i Oslo

2 november 2020



Tema for i dag



I dag

- ► Repetisjon
- ► Digital prøveeksamen neste uke

Om to uker

- $\blacktriangleright \ \ \mbox{Gjennomgang av eksamensoppgave}$
- ► Obligkonkurranse

Fra emnebeskrivelsen



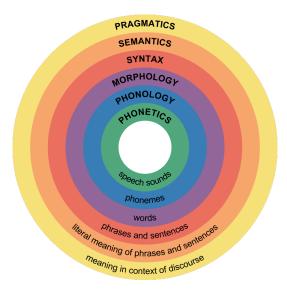
Emnet gir en innføring i språkteknologi: metoder for automatisk analyse av språklige data. Det vil videre gi en innføring i lingvistisk teori og relatere denne til språkteknologiske problemområder. Det vil gis et første møte med noen språkteknologiske oppgaver som eksempelvis tokenisering, n-grammodeller, tagging og klassifisering.



Lingvistikk

Lingvistikk





Ę

Lingvistikk



- ► Vitenskapelige studiet av språk
- ► Vitenskapelig? Systematisk studie av regler, systemer og prinsipper i menneskelige språk
- Kunnskap om enheter og regler i et språk

Nivåer

- ► Fonologi: lyder \Rightarrow ord
- ► Morfologi: morfemer ⇒ ord
- Syntaks: ord ⇒ fraser, fraser ⇒ setninger
- ► Semantikk: ord ⇒ mening, setninger ⇒ mening

Flertydighet



- ▶ De fleste språkteknologiske applikasjoner må håndtere flertydighet ("ambiguity")
- ► Kjennetegner naturlige språk, på alle nivåer
 - ► I saw her duck
 - Krasjet med rådyr på moped (Agderposten)

Språklige data



- ► Menneskelig språkprosessering:
 - ► afasistudier, hjernescanning
- ► Språkteknologi:
 - korpusdata helt sentralt (representativitet)

Morfologi





Handler om ord

- Hvordan ord er bygd opp (morfemer)
- Hvordan nye ord dannes (avledning, sammensetning)
- ► Hvordan ord bøyes

Morfologi



- ► Morfemet er den elementære (minste) lingvistiske enheten
- ► To hovedtyper:
 - ► Frie morfemer: ord. boy, desire, gentle, man
 - ► Bundne morfemer: affikser.
 - ▶ prefikser: un-, pre-, bi-
 - ▶ suffikser: -ing, -ish, -ness
- ► Morfologisk komplekse ord består av:
 - ▶ Rot + en eller flere affikser (hus+lig)
 - ► En rot er et ordelement som ikke kan deles opp i mindre (meningsbærende) deler

Avledning



- ► En avledning er et ord som er dannet fra et annet ord ved hjelp av et avledningsaffiks (prefiks eller suffiks),
- ► Avledningsbasen kan være et rotord (barn) eller en avledning (barnslig)
- Avledningsaffiksene har ofte et klart semantisk innhold
- ► u- negasjon: umulig, uvel, urolig
- ► for- foran: forelese, forbokstav, formann
- ► -er den som utfører handlingen: fisker, baker

Bøyning



- ► Markerer kategorier som tid (tempus), tall (numerus), bestemthet, etc.
- ► Noen eksempler:
- ► **Tid (tempus)**: angir tidspunktet for handlingen. Presens (nåtid) og preteritum (fortid) *liker-likte*, *likes-liked*
- ► Tall: entall og flertall bil-biler, car-cars
- Bestemthet: uttrykkes i hovedsak ved suffiks (bilen, huset)

12

Ordklasser?



- ► Bindeledd mellom ordet og setningen (syntaks):
 - ► Sier noe om hva slags kontekster et ord forekommer i
 - ► Sier noe om uttale (record, content)
- ► Viktig i en rekke språkteknologiske oppgaver:
 - Talesyntese
 - ► "Chunking", syntaktisk parsing
 - ► Informasjonsekstraksjon
- ► Vi trenger kriterier for ordklasseinndeling

Ordklassekriterier



Tre slags kriterier:

- 1. Formelle (morfologiske) kriterier
 - hvilke bøyningsformer har ordet?
 - ► hare haren og redd reddere
- 2. Funksjonelle (syntaktiske) kriterier
 - hvordan kan ordet kombineres med andre ord?
 - en redd hare og redd for ilden
- 3. Betydningsmessige (semantiske) kriterier
 - hva er typiske betydninger hos ord i ordklassen?
 - hare dyr, levende vesen
 - redd egenskap

Inndeling av ordklasser



åpne vs. lukkede ordklasser

- nye medlemmer?
- ► åpne: substantiv, verb og adjektiv inneholder mange tusen ord, kan enkelt fylle på med nye
- ► lukkede: inneholder mange færre ord enn de åpne kan ikke fritt skape nye ord gjennom orddannelse

Inndeling av ordklasser



åpne vs. lukkede ordklasser

- ▶ nye medlemmer?
- ► åpne: substantiv, verb og adjektiv inneholder mange tusen ord, kan enkelt fylle på med nye
- ► lukkede: inneholder mange færre ord enn de åpne kan ikke fritt skape nye ord gjennom orddannelse

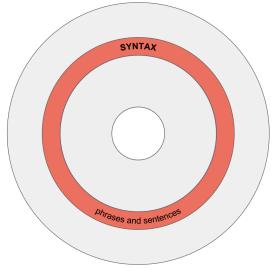
innholdsord vs. funksjonsord

- semantisk innhold?
- innholdsord: substantiv, verb, adjektiv rikt betydningsinnhold, refererer utenfor språket
- funksjonsord: mer allment betydningsinnhold, refererer ikke utenfor språket. Finns fremst i de lukkede ordklassene.
- ► Ikke helt én-til-én, feks hjelpeverb.

Syntaks



"Studiet av hvordan setninger bygges opp av ord og ordkombinasjoner"



Konstituenter



► Konstituenter – grupperinger av ord i en setning, fungerer som en enhet

Lingvistiske tester:

- "stå alene"-testen
- "erstattes med pronomen"
- "Flyttes som enhet"

Norsk eksempel: Den lille hunden lekte i hagen

Konstituenter



► Konstituenter – grupperinger av ord i en setning, fungerer som en enhet

Lingvistiske tester:

- "stå alene"-testen
- "erstattes med pronomen"
- ► "Flyttes som enhet"
- Norsk eksempel: Den lille hunden lekte i hagen
 - ► (Hvor lekte den lille hunden?) I hagen (stå alene)
 - Den lille hunden lekte der (erstattes med pronomen)
 - ► I hagen lekte den lille hunden (flytter som enhet)

Syntaks

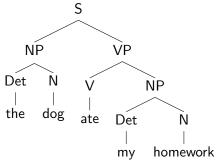


- ► Fraser bygger opp setningen eller andre fraser og navngis etter hodet
 - ► NP (noun phrase), f.eks. det pene huset
 - ► VP (verb phrase) f.eks. *liker fotball*
 - ► PP (prepositional phrase), f.eks. *i skogen* etc.

Syntaktiske kategorier

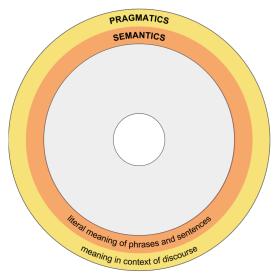


- ► Frasale kategorier: NP, VP, AdjP, PP
- ► Leksikale kategorier (ordklasser): N, V, P, Adj, Adv
- ► Frasestrukturtre (Phrase Structure (PS) tree)



Semantikk





- Studiet av betydning slik det uttrykkes gjennom språk
- Betydning til morfemer, ord, fraser og setninger
 - Leksikal semantikk
 - Setningssemantikk
 - (Pragmatikk: hvordan konteksten påvirker betydning)

Leksikal semantikk



- Representerer betydningen til ord
- ► Vise hvordan betydningene er relatert

Leksikale relasjoner:

- Homonymi (not, knot) og polysemi (flere betydninger, men betydningene er relatert)
- Synonymi
- Antonymi (enkle, gradérbare, taksonomiske søstre ...)
- Hyponymi (hund, katt er hyponymer av dyr)

Setningssemantikk: formell semantikk



- ► Beregner **sannhetsverdien** for setninger basert på betydningen til mindre deler (ord, fraser)
- ► Semantisk analyse ved oversettelse fra engelsk (eller norsk eller ...) til et universelt metaspråk (førsteordenslogikk)

Setningssemantikk: semantiske roller



- ► Semantiske roller beskriver den semantiske relasjonen som argumenter har til handlingen beskrevet av verbet
- ► Nina hevet bilen med jekken
 - ► Nina deltageren som er ansvarlig for å utføre handlingen beskrevet av verbet
 - ► bilen blir påvirket av handlingen
 - ► jekken middelet som Nina bruker til å utføre handlingen



Formelle modeller

Formelle modeller



- ► Hentet fra matematikk, statistikk og (generell) informatikk
- ► Representere lingvistisk kunnskap
 - ► Regulære uttrykk
 - ► Formelle regelsystemer
 - Statistiske modeller

Regulære uttrykk



- ► Et regulært uttrykk er en beskrivelse av en mengde strenger
- ► Brukes til tekstsøk

Regulære uttrykk består av

- ► Strenger bestående av tegn: b, INF1820, informatikk
- ► Disjunksjon: penge(r|ne), [Dd]en, [A-Z], [0-9]
- ► Negasjon: [^b] [^A-Z0-9]
- ► Tellere: Kleenes *, +, ?
 - ▶ opsjonalitet (0 eller 1): ? woodchucks?
 - ► hvilket som helst antall (0 eller flere): Kleenes * baaa*! [0-9] [0-9] *
 - ▶ minst en: +: baa+! [0-9]+ kroner
- "wildcard" for et hvilket som helst tegn: . beg.n beltedyr.*beltedyr

Kontekstfrie grammatikker (CFGer)



- Formell modell som fanger inn syntaktisk konstituentstatus og rekkefølge
- ▶ Formelt: en CFG er en 4-tuppel $< N, \Sigma, P, S >$, der
 - ightharpoonup N er en mengde ikke-terminale symboler (syntaktiske kategorier)
 - \triangleright Σ er en mengde terminale symboler (ord)
 - R er en mengde regler (produksjoner) på formen $A \to \alpha$, der
 - ► A er en ikke-terminal
 - α er en streng av symboler hentet fra mengden $(\Sigma \cup N)*$, dvs både terminaler og ikke-terminaler
 - lacktriangle Et særskilt startsymbol S

Kontekstfrie grammatikker (CFGer)



Eksempel CFG

```
▶ La G = \langle N, \Sigma, R, S \rangle der

▶ N = \{ \mathsf{S}, \mathsf{NP}, \mathsf{VP}, \mathsf{DT}, \mathsf{N}, \mathsf{V}, \mathsf{N} \}

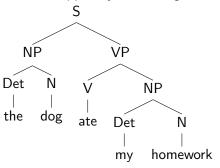
▶ \Sigma = \{ \mathit{the, my, dog, homework, ate} \}

▶ R = \{ \mathsf{S} \rightarrow \mathsf{NP} \mathsf{VP}, \\ \mathsf{NP} \rightarrow \mathsf{Det} \mathsf{N}, \\ \mathsf{VP} \rightarrow \mathsf{V} \mathsf{NP}, \\ \mathsf{DT} \rightarrow \mathit{the, my,} \\ \mathsf{N} \rightarrow \mathit{dog, homework,} \\ \mathsf{V} \rightarrow \mathit{ate,} \\ \}

▶ S = \mathsf{S}
```



► En rekke applikasjoner av reglene kan visualiseres som trær



Rekursive stukturer



Direkte rekursjon:

 $NP \rightarrow NP PP$

 $\mathsf{VP} \to \mathsf{VP} \; \mathsf{PP}$

Indirekte rekursjon:

 $S \rightarrow NP VP$

 $\mathsf{VP} \to \mathsf{V} \; \mathsf{CP}$

 $\mathsf{CP} \to \mathsf{C} \; \mathsf{S}$

said that the flight was late

Sannsynlighet



- ► Lar oss kvantifisere usikkerhet.
- Uttrykk for sjanse eller odds.
- ► Sannsynlighet for en hendelse: en verdi mellom 0 og 1, gitt ved *P*:
 - ► P(seks på terningen)
 - ► Betinget sannsynlighet: P(sol i morgen | regn i dag)



Sannsynlighet



- ► Felles sannsynlighet ("joint probability")
 - ▶ P(A,B): sannsynligheten for at både A og B skjer.
 - ▶ Skrives også: $P(A \cap B)$.
- ► Betinget sannsynlighet ("conditional probability")
 - ▶ Vi har ofte delvis kunnskap om en hendelse: P(A|B)

Språkmodeller



- ▶ En språkmodell tilskriver sannsynligheter $P\left(x\right)$ til alle ordsekvenser x i et språk L.
- ► Gitt en sekvens $w_1, w_2 \dots w_k = w_1^k$ så ønsker vi å estimere den felles sannsynligheten for ordene $P(w_1^k)$.
- ► F.eks: P(jeg, vil, drikke, kaffe, nå)

Språkmodeller



- ▶ En språkmodell tilskriver sannsynligheter $P\left(x\right)$ til alle ordsekvenser x i et språk L.
- ► Gitt en sekvens $w_1, w_2 \dots w_k = w_1^k$ så ønsker vi å estimere den felles sannsynligheten for ordene $P(w_1^k)$.
- ightharpoonup F.eks: P(jeg, vil, drikke, kaffe, nå)

1. Vi bruker produktsetningen:

$$P(w_1 \dots w_k) = P(w_1) P(w_2|w_1) P(w_3|w_1, w_2) \dots P(w_k|w_1^{k-1})$$

2. Vi forenkler med Markovantagelsen:

De n-1 siste elementene lar oss tilnærme effekten av å betrakte hele sekvensen.

Eksempel for n=2:

$$P\left(w_1^k\right) \approx \prod_{i=1}^k P\left(w_i|w_{i-1}\right)$$

n-grammer



- ► Et *n*-gram er en delsekvens på *n* ord:
- ► *n*-grammer i *jeg vil drikke kaffe nå*:
- ▶ unigrammer (n = 1): $\langle jeg \rangle$, $\langle vil \rangle$, $\langle drikke \rangle$, $\langle kaffe \rangle$, $\langle na \rangle$
- ▶ bigrammer (n = 2): $\langle jeg, vil \rangle$, $\langle vil, drikke \rangle$, $\langle drikke, kaffe \rangle$ $\langle kaffe, nå \rangle$
- ▶ trigrammer (n = 3): $\langle jeg, vil, drikke \rangle$, $\langle vil, drikke, kaffe \rangle$, $\langle drikke, kaffe, nå \rangle$
- ▶ 4-grammer (n = 4): $\langle jeg, vil, drikke, kaffe \rangle$, $\langle vil, drikke, kaffe, nå \rangle$

Å trene en n-grammodell: MLE



lacktriangle Vi estimerer P ved å telle n-grammer og se på relativ frekvens:

$$P(w_i|w_{i-n+1},...,w_{i-1}) = \frac{Count(w_{i-n+1},...,w_i)}{Count(w_{i-n+1},...,w_{i-1})}$$

Å trene en n-grammodell: MLE



 \blacktriangleright Vi estimerer P ved å telle n-grammer og se på relativ frekvens:

$$P(w_i|w_{i-n+1},...,w_{i-1}) = \frac{Count(w_{i-n+1},...,w_i)}{Count(w_{i-n+1},...,w_{i-1})}$$

► F.eks, for bigrammer:

$$P\left(\text{kaffe}|\text{drikke}\right) = \frac{Count\left(\text{drikke},\,\text{kaffe}\right)}{Count\left(\text{drikke}\right)}$$

Å trene en n-grammodell: MLE



 \blacktriangleright Vi estimerer P ved å telle n-grammer og se på relativ frekvens:

$$P(w_i|w_{i-n+1},...,w_{i-1}) = \frac{Count(w_{i-n+1},...,w_i)}{Count(w_{i-n+1},...,w_{i-1})}$$

► F.eks, for bigrammer:

$$P\left(\text{kaffe}|\text{drikke}\right) = \frac{Count\left(\text{drikke, kaffe}\right)}{Count\left(\text{drikke}\right)}$$

- Kalles Maximum Likelihood Estimation (MLE).
- ► I praksis legger vi gjerne også til markører for start og slutt for sekvensen: <s> og </s>.



$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

- ▶ Bayes regel/teorem viser hvordan vi kan beregne inverse sannsynligheter, dvs dersom vi vet P(A|B), hvordan kan vi beregne P(B|A)?
- ► Brukes i Naive Bayes klassifisering, gjør enklere å estimere sannsynligheter fra et korpus

Statistisk klassifisering

- ► Sentral metode innenfor maskinlæring
- ► Automatisk avgjøre hvilken kategori en observasjon tilhører
- ► Basert på treningsdata: observasjoner der kategorien er kjent
 - e-post \rightarrow {spam, ikke-spam}
 - ▶ dokument → {positiv, negativ}
 - ord \rightarrow {betydning₁, betydning₂}
- veiledet ('supervised') klassifisering: klassifisering som benytter treningsdata
- ► Evaluerer på usette testdata

Naive Bayes-klassifisering



► En enkel men effektiv statistisk klassifiserer

$$\hat{c} = \underset{c \in C}{\operatorname{argmax}} P(c) \prod_{j=1}^{n} P(f_j|c)$$

Naive Bayes-klassifisering



► En enkel men effektiv statistisk klassifiserer

$$\hat{c} = \underset{c \in C}{\operatorname{argmax}} P(c) \prod_{j=1}^{n} P(f_j|c)$$

► Vi **trener** klassifisereren ved å beregne sannsynligheter fra et korpus (MLE)

2 sannsynligheter:

- 1. prior-sannsynligheten for klassen P(c)
- 2. sannsynligheten for individuelle trekk $P(f_j | c)$

Naive Bayes



- ► To sannsynligheter:
 - 1. prior-sannsynligheten for klassen P(c)

$$P(c) = \frac{N_c}{N_{doc}}$$

 $N_c = {\rm antall} \ {\rm dokumenter} \ {\rm i} \ {\rm treningsdataen} \ {\rm som} \ {\rm er} \ {\rm i} \ {\rm klassen} \ {\rm c}$ $N_{doc} = {\rm total} \ {\rm antall} \ {\rm dokumenter}$

2. sannsynligheten for individuelle trekk $P(f_j | c)$

$$P(f_j|c) = \frac{count(f_j, c)}{count(c)}$$



Språkteknologiske Oppgaver & Applikasjoner

Tokenisering



- ► Dele opp en tekst i løpende ord
- ► Første skritt i nesten alle språkteknologiske oppgaver

Problematiske tilfeller:

► Forkortelser: f.eks.

► Bindestrek: Oslo-borgeren

► Mellomrom: New York

► URL'er

▶ ..

Tokens og typer

Ordklassetagging



- ► Input: streng av ord og en spesifisert mengde tagger (taggsett)
- ► Output: en tagg per ord



- ► Flertydighet
- ► Ekstrinsisk og intrinsisk evaluering

Syntaks i språkteknologi



Chunking:

- ► Dele setningen inn i en sekvens "chunks"
- En chunk inneholder et hode, muligens med noen funksjonsord/modifikatorer først [walk] [straight past] [the lake]
- ► Forenklede konstituenter ("fram til hodet")
- Ikke komplett syntaktisk beskrivelse, men tilstrekkelig for mange applikasjoner
- Ikke-rekursive: en chunk kan ikke inneholde en chunk av samme kategori

Betydningsdisambiguering (Word Sense Disambiguation



- ► Gitt en setning med et spesifikt ord ("target word") og en liste med betydninger (f.eks. fra WordNet), angi den betydningen som passer best for målordet i den setningen
- ► Klassifisering fra annotert datasett: veiledet klassifisering
 - ► Hente ut trekk som er sentrale for disambiguering, f.eks. ord i konteksten, ordklasser, lemma, etc.
- Naive Bayes-klassifisering

Named Entity Recognition (NER)



- Egennavn inneholder viktig semantisk informasjon
 - enkeltord Erna, Oslo
 - ► NP-fraser *Universitetet i Oslo*
- ► Automatisk **gjenkjenning** og **kategorisering** av egennavn
- Vanlige kategorier: person, organisasjon, sted (lokasjon), geo-politisk entitet

ORG

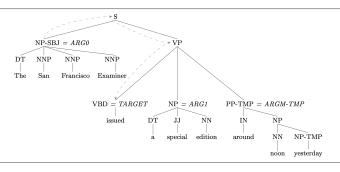
Den internasjonale domstolen har sete i Haag .

The International Court of Justice has its seat in The Hague .

SRL



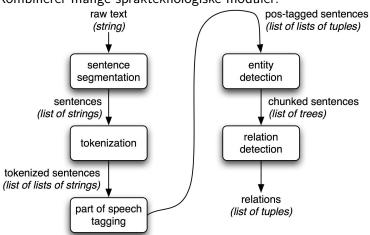
- ▶ Oppgaven: finne semantiske roller for hvert argument i setninger
- ► Hvorfor?
 - felles semantisk representasjon for setninger
 - forbedrer en rekke NLP-applikasjoner: spørsmål-svar (QA), maskinoversettelse
- ► Klassifiserer noder (konstituenter) i det syntaktiske treet
- ► Trekk hentet fra ordformer, ordklasser og syntaktisk tre



Informasjonsekstraksjon (IE)

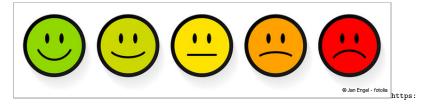


Kombinerer mange språkteknologiske moduler:



Sentiment Analyse





//www.clickworker.de/wp-content/uploads/2017/02/Sentiment-Analyse.jpg

- ► På dokument/setningsnivå
- Klassifisering (f.eks. Naive Bayes)
- ► Leksikon (manuelt/automatisk)

Question Answering



- ► De fleste Question-Answering (QA) systemer fokuserer på fakta-basert spørsmål, spørsmål som kan besvares med enkle fakta uttrykt i korte tekster.
- Svarene på spørsmålene nedenfor kan uttrykkes med navn, tidsmessig uttrykk, eller sted:
 - 1. Hvem grunnla Virgin Airlines?
 - 2. Hva er gjennomsnittsalderen i Real Madrid?
 - 3. Hvor er SAS basert?
- ► Skiller mellom IR-baserte og kunnskapsbaserte metoder





Eksamensforberedelser¹



- ► Tenk eksamen
 - pensum: les og jobb aktivt med stoffet
 - ► gruppeoppgaver, teoretiske oblig-oppgaver, tidligere eksamensoppgaver
 - ► få hjelp: gruppetimer, medstudenter, digitalt
- Hva funker for deg? (Skrive, snakke og/eller lytte? Gjerne en kombinasjon)
- ► Møt opp om to uker!