Digitaaliset ihmistieteet kielentutkimuksessa: tekstinlouhinta

Työpaja

Päivän aikataulu ja ohjelma

- Esittely (nämä kalvot). Mitä on tekstinlouhinta ja miten se liittyy kielentutkimukseen?
- Hands-on 1: Suomi24:n aihepiirit ja niiden louhinta Topic modelingin avulla
- Ruokatauko
- Hands-on 2: Miten köyhyydestä puhutaan, ja mitä diskursseja siihen liitetään?
 Ohjattua koneoppimista ja avainsana-analyysiä.
- Ryhmätyöaiheen sopiminen ja valmistelu

Tekstinlouhinta ja kielentutkimus

- Kielentutkimuksessa konelukuisten aineistojen käytöllä pitkät perinteet
- Brown Corpus of Contemporary American English 1964
- Miljoona sanaa vuonna 1961 kirjoitettua amerikanenglantia, jaoteltuina 500 tekstikategoriaan
- Myöhemmin samoilla spekseillä
 - Lancaster-Oslo-Bergen (LOB) Corpus: brittienglantia vuodelta 1961
 - Frown 1990-luvun alun amerikanenglantia
 - o FLOB 1990-luvun alun brittienglantia
- ... ja vielä myöhemmin vielä enemmän aineistoja

Menetelmiä ja tutkimuskohteita korpuslingvistiikassa

Tutkimusesimerkkejä

- englannin 1. ja 2. persoonan pronominien vaihtelu (Vartiainen et al. 2013)
 - Naiset käyttävät enemmän kuin miehet
 - → ns. sukupuolettunut kirjoitustyyli; miesten tyyli usein informatiivisempi, naiset keskittyvät vuorovaikutukseen
- englannin, -s ja -th (esim. has vs. hath)

Menetelmiä ja tutkimuskohteita korpuslingvistiikassa

- Kollokaatit eli sanojen yhteisesiintymät
 "You shall know a word by the company it keeps" (Firth 1957)
 ... kertovat sanan merkityksestä ja käytöstä
- Naukua-verbin subjekti usein eläin
- Cause kollokaateja mm, abandonment, accident, alarm ja anger
 - → tyypillisesti negatiivinen
- vrt. Jarmo Jantusen esimerkit korpusavusteisesta diskurssianalyysistä!
- vrt. naukua Korpissa:
 https://korp.csc.fi/#?stats_reduce=word&cqp=%5B%5D&corpus=ftb3_europarl,f
 tb3_jrcacquis,ftb2,s24_001,s24_002,s24_003,s24_004,s24_005,s24_006,s24_007,s24_008,s24_009,s24_010,s24,ylilauta,reittidemo&search=lemgram%7Cn aukua..vb.1&search_tab=2&word_pic

Menetelmiä ja tutkimuskohteita korpuslingvistiikassa

Avainsana-analyysi

- Aineistossa yliedustetut sanat verrattuna verrokkiaineistoon
 - → avainsanat
 - Kokonaiset tekstiaineistot → aineiston sisältö ja tyyli
 - (esim. Uutisissa aihepiirejä, raportointiin liittyviä verbejä)
 - Ns. Pätkistä kootut aineistot → diskurssit
 - (esim. Homodiskurssit)

Esimerkki avainsanoista: Suomi24, homo-aineisto vs. hetero-aineisto

F	AS-arvo	sananmuoto	F	AS-arvo	sananmuoto
1255 1186 1416 1463 1410 2385 708 451 524 327 1228 472 2365	829.404 729.114 524.196 404.429 390.456 368.306 324.149 313.362 291.411 261.841 228.951 226.555 194.445	vitun vittu kirkko suomen kirkon jumalan paskaa saatana saatanan ateistit raamatun paska jumala	351 138 395 184 1746 197 2203 739 1014 651 364 427	179.312 172.856 168.239 167.229 161.882 161.548 158.086 154.698 150.307 145.305 140.416 136.456	suomessa hesa hommaa haista heitä muslimit vastaan vihaa jeesus kirkossa tappaa kirkosta

Kieliteknologiasta tekstinlouhintaan

- Edellä esitellyt menetelmät käytössä myös valmiissa korpustyökaluissa, kuten Antconc ja Wordsmith
- Menetelmillä on kuitenkin rajoituksensa
 - Vaativat käsin tehtävää ryhmittelyä (esim. kirkko, jumala, raamatun viittaavat samaan asiaan)
 - Käsittelevät aineistoja kokonaisuuksina, jolloin tekstienvälinen vaihtelu jää pimentoon
 - Eivät sovellu erittäin suuriin aineistoihin
 - Muutenkin hiukan kömpelöitä
 - → tekstinlouhinta seuraava askel!

Mitä on tekstinlouhinta?

- Menetelmiä, joilla etsitään tietoa suuresta määrästä dataa
- Käyttää hyväkseen kieliteknologiaa ja koneoppimista
- Etu: joustavaa ja tehokasta
- Haitta: edellyttää ohjelmointitaitoja
- Näitä kaikkia opiskellaan kieliteknologian sivuainekokonaisuudessa
- Tässä työpajassa lyhyt esimerkki

Koneoppimisen kaksi päämenetelmää

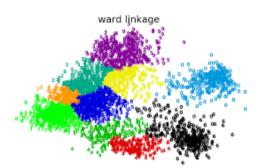
Ohjattu koneoppiminen

- Perustuu (käsin tehtyyn) harjoitusaineistoon, jossa halutut luokat on merkitty
- Ohjelma opettelee luokittelemaan uusia esimerkkejä harjoitusaineiston mallin mukaan
- Esim. tekstinluokittelu, sentiment analysis, jopa konekäännös
- Luokat pitää tietää etukäteen
- Koneoppiminen perustuu piirteisiin, eli siihen, miten aineisto esitetään ohjelmalle
- Antaa mahdollisuuden myös luokkien tyypillisten piirteiden tarkastelulle (vrt. avainsana-analyysi)
- "Perinteiseen" avainsana-analyysiin verrattuna monia etuja

Koneoppimisen kaksi päämenetelmää

Ohjaamaton koneoppiminen

- Ryhmittelee ennalta tuntematonta aineistoa samankaltaisiin ryhmiin
- Ei vaadi etukäteistietoa ryhmien / luokkien määrästä
- Ei vaadi harjoitusaineistoa
- Mitä aihepiirejä tviitit käsittelevät?
- Mitä hymiöitä käytetään samankaltaisissa tilanteissa?



Topic modelling

- Ohjaamattoman koneoppimisen muoto
- Tavoite tarkastella aineiston dokumenttien aihepiirejä
 - Mitä aihepiirejä lehtiartikkelit / tviitit / nettikeskustelut käsittelevät?
- Topic modelling
 - eristää aineistosta sen topiikit + näitä kuvaavat avainsanat
 - määrittää, mitkä dokumentit sisältävät mitä topiikkeja
 - yksi dokumentti voi sisältää useita topiikkeja
- Muodollisemmin
 - A document is a distribution over topics!!!!
 - Each topic is a distribution over words

Topics

Documents

Topic proportions and assignments

gene 0.04 dna 0.02 genetic 0.01

life 0.02 evolve 0.01 organism 0.01

brain 0.04 neuron 0.02 nerve 0.01

data 0.02 number 0.02 computer 0.01

Seeking Life's Bare (Genetic) Necessities

COLD SPRING HARBOR, NEW YORK—How many genes does an organism need to urvive! Last week at the genome meeting here, two genome researchers with radically different approaches presented complementary views of the basic genes needed for life. One research team, using computer analyses to compare known genomes, concluded that today's organism can be sustained with just 250 genes, and that the earliest life forms

required a mere 128 genes. The other researcher mapped genes in a simple parasite and estimated that for this organism, 800 genes are plenty to do the job—but that anything short of 100 wouldn't be enough.

Although the numbers don't match precisely, those predictions

* Genome Mapping and Sequencing, Cold Spring Harbor, New York,

May 8 to 12.

"are not all that far apart," especially in comparison to the 75,000 genes in the human genome, notes Siv Andersson of deposita University in Sweden, the arrived at the 800 number. But coming up with a consensus answer may be more than just a protect numbers game, particularly as more and more genomes are completely as upped and sequenced. "It may be a way of organizing any newly sequenced genome," explains

Arcady Mushegian, a computational molecular biologist at the National Center for Biotechnology Information (NCBI) in Bethesda, Maryland. Comparing an



Stripping down. Computer analysis yields an estimate of the minimum modern and ancient genomes.

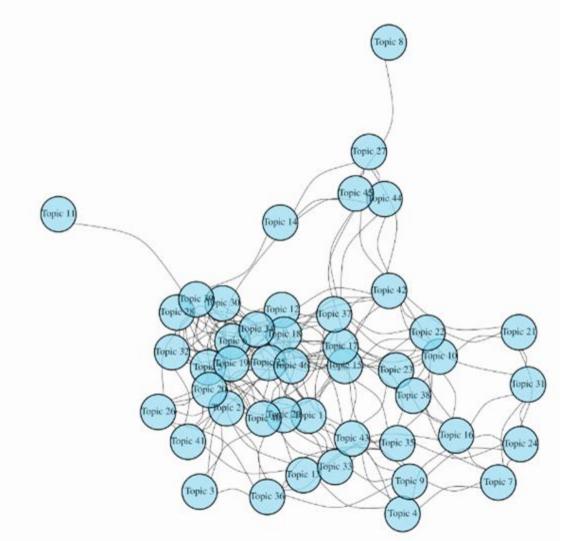
SCIENCE • VOL. 272 • 24 MAY 1996

Miten köyhyydestä keskustellaan Suomi24-palstalla?

- -Structural topic modeling (STM), implemented in R
- -STM allows the inclusion of metadata associated with the documents
- -Dataset all Suomi24 comments with the lemma köyhä or its near synonym* from 2014
- \rightarrow 32,407 comments

^{*} e.g. sossupummi, rutiköyhä, varaton, persaukinen, pienipalkkainen, tyhjätasku...

46 topics



Topic 32: kone, **ajella**, **malli**, tonni, puhelin, tietokone, liikenne, merkki, käyttö, ostaja, **mersu**, **laatu**, ostaja, **audi**, moottori, **skoda...**

Topic 30: **kateellinen**, kateus, järki, henkilö, kuva, huudella, **sääli**, säälittävä, lihava, päätellä, **pummi**, **pelle**, näköjään, puhe, narsisti, **naurettava**, muna, äijä...

Topic 26: **ruoka**, **nälkä**, **leipä**, **kahvi**, **liha**, **alkoholi**, **tupakka**, kala, peruna, viikko, vesi, terveellinen, pullo, maito, kerätä, marja, ruokkia, herkku, maistua, keittää, makkara...

Topic 28: **paska**, **luuseri**, sentään, **perse**, **hullu**, **homma**, haista, naama, toinen, **kalja**, jauhaa, peli, **kakara**, **sika**, **duuni**, katu, **läski**, **loisia**, **alkoholisti**, vinkua....

Topic 36: **euro**, **asunto**, **vuokra**, **kuukausi**, talo, summa, helsinki, kuu, leipäjono, asumistuki, omakotitalo, kämppä, vuokra-asunto, säästö, asuntolaina, kk, kerrostalo, sähkö, omistusasunto

Tänään

- Tavoitteena nähdä, miten tekstinlouhinta toimii
- Koitetaan sekä topic modelingia että tekstinluokittelua (avainsana-analyysiä)
- Aineistona Suomi24 iso muttei ihan helppo
- Kaikki tapahtuu Unix-serverillä

Tehtävä 1: Suomi24:n topiikit

- Suomi24-keskusteluketjuja on mallinnettu Topic modelingin avulla
 - Gensim
 - 50 topiikkia
- Tarkastellaan, miten topic modeling –mallin antamat topiikit korreloivat Suomi24:n aihepiirien kanssa
- Katsotaan tyypillisimpiä dokumentteja jostain topiikista. Onko ohjelma toiminut?
- Tarkastellaan, miten topiikit vaihtelevat vuosittain
- Tätä varten pitää käyttää sekä Unixia että Solria
- Yhteys putty-ohjelmalla
- Serverin nimi 0964.kaj.pouta.csc.fi
- Käyttäjätunnus utu-tunnus, salasana [ututunnus]vaihda

Tehtävä 2: Tekstinluokittelu

- Miten köyhistä puhutaan Suomi24-palstalla? Minkälaisia diskursseja köyhiin liitetään? Korpusavusteinen diskurssianalyysi.
- Tarkastellaan tätä avainsanojen avulla!

Tehtävä

- Tarkastellaan avainsanojen avulla, mitä diskursseja köyhiin liitetään
- Tätä varten
 - 1) lasketaan avainsanat
 - 2) tarkastellaan niiden käyttöä kommenteissa
 - 3) ryhmitellään avainsanat semanttisiin kenttiin (ks. Jantusen esimerkki)
 - 4) näiden perusteella analysoidaan, mitä diskursseja köyhiin liitetään
- Mitä tarvitaan
 - luokittelija (SVM)
 - köyhä-kommentit + verrokki-aineisto
- Mitä saadaan ulos
 - avainsanat köyhille
 - luokittelijan toimintavarmuus

Tehtävä 1: Avainsanojen laskeminen ja tarkastelu kommenttiketjuissa

- 1. Ladataan aineisto ja tarvittavat koodit Githubista käskyllä git clone https://github.com/TurkuNLP/Digi_menetelmat.git
- 2. Tämän jälkeen komennolla Is voi tarkastella, mitä hakemistossa on
- 3. Hakemistossa pitäisi näkyä Digi_menetelmat –niminen hakemisto
- 4. Pääset tähän hakemistoon komennolla cd Digi_menetelmat
- 5. Käskyllä Is voi tarkastella, mitä tiedostoja hakemistossa on
- 6. Tiedostossa koyha-kommentit-2014.txt.gz on Suomi24-palstan kommentteja, joissa mainitaan sana köyhä tai sen synonyymi
- 7. Tiedostossa no_koyha.txt.gz on kommentteja, joissa sanaa ei ole mainittu
- 8. Käskyllä less [tiedoston nimi] voi selata tiedostoa (pois pääsee q-kirjainta painamalla)
- 9. SVM-luokittelija toimii komennolla

python preprocess.py | python svm.py

- 10. Ohjelma tuottaa ensin analyysin ohjelman toimivuudesta
 - Precision (saanti) kertoo, kuinka suuri osa ohjelman löytämistä kommenteista on oikein
 - Recall (tarkkuus) kertoo, kuinka paljon relevantteja kommentteja kaikista mahdollisista ohjelma löysi
 - f-arvo on näiden yhdistelmä
 - (https://www.periscopedata.com/blog/precision-recall-and-roc-curves-for-pregnancy-tests)
- 11. Ohjelman tuotoksen (eli ne avainsanat) voi printata tiedostoon komennolla

python preprocess.py | svm.py >> tuotos.txt

Tehtävä 2: Piirteiden vaihtelu, aineiston putsaus ja parhaan luokittelijan valinta

- Avainsanojen ei aina tarvitse olla avainsanoja. Voi käyttää myös esim. lemma-muotoja. Nämä voivat vaikuttaa tuloksiin!
- Lisäksi aineistoa voi esikäsitellä esim. ottamalla tekstistä pois sanaluokat, jotka eivät tuo paljoa kielellistä tietoa (välimerkit, konjunktiot....)
- Kansiosta löytyy myös ohjelma preprocess-lemmas.py. Tämä käyttää saneiden sijasta lemmamuotoja koyha-kommentit-2014.txt.gz-tiedostosta. Koita, miten tämä vaikuttaa luokittelijan toimivuuteen ja itse avainsanoihin!
- python preprocess-lemmas.py | svm.py >> tuotos.txt
- Lisäksi voit koittaa poistaa analyysistä sanaluokkia, joita edustavat sanat eivät tuo juuri kielellistä lisäarvoa. Näitä on ainakin apuverbit (AUX) ja välimerkit (PUNCT).
- Sanaluokkien tageja voi tarkastella komennolla less koyha-kommentit-2014.txt.gz.
- Tageja voi lisätä preprocess.py tai preprocess-lemmas.py koodin kohtaan pos_not_to_keep = [u"PUNCT"]
- Tiedoston saa auki esim. komennolla nano koyha-kommentit-2014.txt.gz
- Koita eri versioita (lemmat, juoksevat sanat, välimerkit yms pois...)
- Valitse versio, joka toimii parhaiten

Tehtävä 3: lopulliset avainsanat

- 1. Huom! SVM helposti ylisovittaa, eli valitsee sanoja, jotka esiintyvät harvoin, mutta jotka esiintyessään ovat hyvin merkityksellisiä. Tätä varten yllä oleva luokittelija kannattaa ajaa esim. 10 kertaa.
- 2. Eli toista python preprocess-lemmas.py | svm.py >> tuotos.txt 10 kertaa
- 3. Tehdään avainsanoista frekvenssilista, jonka perusteella voidaan ottaa lopulliseen tarkasteluun ainoastaan ne, jotka esiintyvät usein lähes kaikissa ajoissa. Frekvenssilista tehdään komennolla cat tuotos.txt | sort | uniq -c | sort -rn | less
- 4. Avainsanojen käyttöä kommenteissa voi tarkastella komennolla cat tuotos.txt | egrep –B 30 –A 30 "avainsana" | less
- 5. Miltä frekvenssilista näyttää? Valittiinko kaikki sanat joka kerta? Jos ei, tarkastele ensin avainsanoja, joita ei valittu joka kerta. Onko niissä jotain omituista?
- 6. Lopuksi ota tarkasteluun avainsanat, jotka esiintyvät vähintään 8 kertaa kymmenestä ajosta.

Tehtävä 4: Avainsanojen tarkastelu

- Tarkastellaan, mitä merkityskenttiä avainsanoista nousee
 - Tämä tapahtuu 1) ryhmittelemällä sanat ensin merkityskenttien mukaan käsin. (Ks. Jarmo Jantusen esimerkki) ja 2) tarkastelemalla avainsanoja kontekstissa, eli lukemalla kommentteja, joissa niitä on käytetty
- Mita semanttisia kenttiä muodostuu? Mistä ne kertovat, mitä diskursseja köyhyyteen tai köyhiin liitetään?
- Ota tulokset muistiin niin, että voit selittää ne muille.

Ryhmätyö: korpusavusteinen diskurssianalyysi

- Valitkaa jokin käsite tai sana, johon liittyviä diskursseja haluatte tarkastella
- Teen aineiston teille
- Vastaava analyysi kuin köyhille
- Ryhmätyönä esitys työstä
- Esitys sovittuna aikana

Bonus

- Solr_data.py etsii Solrista kommentteja. Sitä voi itsekin modifioida
 - Mitä etsitään?
 - Kuinka paljon ladataan?
 - Mihin kansioon data tallennetaan?
 - -Python3 solr_data.py
- Grep_json.py suodattaa edellisen ohjelman tallentamasta datasta helpommin luettavaa tekstiä
 - Python3 grep_json.py
 - Lisäksi siihen voi helposti lisätä, miltä vuodelta kommentit haluaa!
- Näiden avulla voi tehdä vaikka mitä aineistoja, joiden eroja voi tarkastella...