Forside

EKSAMENSOPPGAVE I FAG TDT4117 – INFORMASJONSGJENFINNING

Faglig kontakt under eksamen: Heri Ramampiaro

Telefon: 99027656

Eksamensdato: 12.12.2020

Eksamenstid / varighet: 09.00-13.00 / 4 timer

Løsningsskisse

Oppgave I (10%)

1. Drøft kort hvilke kriterier du ville legge til grunn for valg av indekstermer.

Svar: kriteriene som skal forklares kort her er bl.a.

- (1) Hvor bra termen representerer innholdet.
- (2) Diskrimineringsgrad, dvs. hvordan termen gjør dokumentet unikt sammenliknet med andre dokumenter, og dermed kan øke sannsynligheten for høyre presisjon.
- (3) Hvordan termen bidrar til å dekke temaet for dominerer søkedomenet (feks. medisin, litteratur, finans, etc.)
- 2. Du blir bedt om å bygge et IR-system for Finn. Hovedideene er bl.a. å gjøre søkefunksjonen smartere enn det de har i dag med hensyn til rangering, spesielt. Svar på følgende spørsmål basert på dette. *Gjør de antakelsene du finner nødvendige*.
 - a. Hvorfor er søk på Finn i hovedsak en informasjonsgjenfinning og ikke datagjenfinning?

Svar: her forventes at man lister opp karakteristikkenen for IR og bruker disse som utgangspunkt for svaret.

b. Tegn og forklar er arkitektur på ditt Finn-IR-system.

Svar: her skal studentene forventes å tegne opp et arkitektur tilsvarende figur 1.3 i læreboka, men er tilpasset Finn.

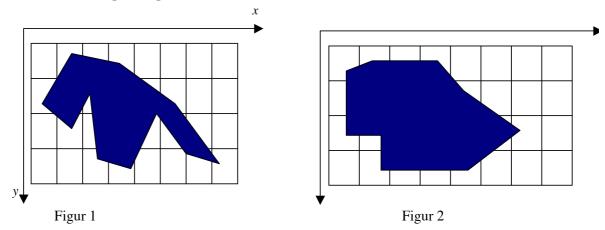
c. Hvilke tre alternative likhetsmodeller (similarity models) ville du ha valgt for å få til rangeringen av søkeresultatene? Gjør kort rede for hvilken av disse du ville valgt selv.

Svar: Alternative similaritetsmodeller ville være feks. VSM, Language model, og BM25. Alle disse kan argumenteres med at de tilbyr rangering og kan bruke TF og IDF i løsningen... Det viktigste er å få frem modeller som tilbyr rangering.

- 1. Drøft hvordan bildegjenfinning kan gjøres mulig ved hjelp av tekstgjenfinning. **Svar:** Bilder kan annoteres med tekst for å beskrive innholdet. Denne tekstlige beskrivelsen kan brukes i et tekstgjenfinnginssystem.
- 2. Innen multimedia er begrepet «features» brukt. Fargehistogram er en type *feature* som brukes til bildegjenfinning. Hvilke utfordringer eller begrensninger har histogram som feature? Begrunn svaret ditt.

Svar: Største utfordringen med fargehistogram er at det ikke klarer å beskrive innholdet, semantisk. Videre er et standard histogram ikke bra nok til å håndtere fargenyanser, noe som igjen påvirker gjenfinningskapabilitet, og presisjon.

3. Anta at vi har følgene figurer.



a. Hva blir er de binære sekvensene for formene (shapes) i figurene 1 og 2? **Svar:** Alle ruter som er dekkes skal være 1, 0 ellers. 8 ruter pr. rad betyr 8 bits pr. gruppe, og vi har 4 grupper. Dermed får vi:

B1: 01111000 111111100 111111110 00111111 B2: 11111000 111111100 11111110 011111100

b. Hva blir avstanden mellom figur 1 og figur 2?

Svar: Avstand d(B1, B2) er lik ant. bits som er forskjellige.

B1: 01111000 111111100 111111110 0011111<mark>11</mark> B2: 11111000 111111100 11111110 011111100

De bets-ene som er røde er forskjellige. \Rightarrow d (B1, B2) = $\frac{4}{}$

c. Fra informasjonsgjeninningsståsted hva er begrensningene med denne metoden for å finne avstand? Forklar.

Svar: Problemet med denne metoden er at denne tar kun hensyn til å hvilke områder som er dekket av figurene, ikke formene i seg selv. To helt forskjellige former kan fort få avstand lik 0 noe som vil føre til bl.a. dårlig presisjon. Rangering vil også være misvisende med tanke på relevans.

Anta at vi har følgende dokumenter:

d1 = "India says may not need to vaccinate entire population to control COVID"

d2 = "Fake news about a Covid vaccine has become a second pandemic"

Søkespørsmål:

q = "covid vaccine"

Til følgende spørsmål skal du anta at du gjør leksikalanlyse, fjerner stoppordene og kjøre stemming først. Du kan i tillegg gjøre andre antakelser som du finner nødvendige.

1. Konstruer rangert liste over resultatet av spørringen q basert på *vektormodellen* og ved hjelp av følgende formell:

$$Sim(q, d_{j}) = \cos(\theta) = \frac{\overrightarrow{d_{j}} \bullet \overrightarrow{q}}{|\overrightarrow{d_{j}}| \cdot |\overrightarrow{q}|} = \frac{\sum_{i=1}^{t} w_{ij} w_{iq}}{\sqrt{\sum_{i=1}^{t} w_{ij}^{2} \sqrt{\sum_{i=1}^{t} w_{iq}^{2}}}}$$

Svar: Før man svarer på spørsmålet må man konstruerer K som er sett av alle termer i samlingen. Med dokumentene over, samt antakelsen over. Antar også at hjelpeverber (som may og can etc.) og adverb er en del av stoppordlista. Vi får da

K = {become, control, covid, fake, india, pandemic, populat, new, second, vaccin}.

Med K over, og antar at vi kun bruker rå-frekvens som vekt, får vi følgdende vektorer for dokumentene og spørringen:

$$\begin{aligned} v1 &= (0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1) \\ v2 &= (1, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 1) \\ q &= (0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1) \\ sim(q, d1) &= \left\lceil (0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1) * (0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1) \right\rceil / \left\lceil sqrt(1^2+1^2) \right\rceil \end{aligned}$$

* sqrt
$$(1^2 + 1^2 + 1^2 + 1^2)$$
] = $2/[2*sqrt(2)] = 1/sqrt(2) = 0.70$

$$sim(q, d1) = [(0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1) * (1, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 1)] / [sqrt(2) * sqrt(8)] = 2/4 = 0.50$$

Så: svaret blir d1 rangeres høyre enn d2.

2. Konstruer rangert liste over resultatet av spørringen q basert på *språkmodellen*. Bruk følgende formell som utgangspunkt, hvor $\lambda = \frac{1}{2}$:

$$p(Q,d) = p(d) \prod_{t \in \mathcal{O}} \left((1-\lambda) p(t) + \lambda p(t \mid M_d) \right)$$

Svar: Her får vi følgende.

p(d1) = p(d2) = 1/2 (2 dokumenter i samlingen og sannsynligheten for å hente ut hvert dokument er da lik 1/2).

Lamba = 0.5.

Vi er på jakt etter sannsynlighet for et dokument genererer spørringen som er «covid vaccin» (med stemming)

```
\begin{split} p(q,\,d1) &= 0.5 * [(1\text{-}0.5)p(\text{`covid'}) + 0.5p(\text{`covid'}|\,M_{d1})] * [(1\text{-}0.5)p(\text{`vaccin'}) + \\ 0.5p(\text{`vaccin'}|\,M_{d1})] &= 0.5*[0.5*2/23 + \\ 0.5*1/12]*[0.5*2/23 + 0.5*1/12] &= 0.5*0.25*0.029 = \underline{0.0036}. \end{split}
```

$$\begin{split} p(q,\,d2) &= 0.5*\left[(1\text{-}0.5)p(\text{`covid'}) + 0.5p(\text{`covid'}|\,M_{d2})\right]^*\left[(1\text{-}0.5)p(\text{`vaccin'}) + 0.5p(\text{`vaccin'}|\,M_{d2})\right] = 0.5*\left[0.5*2/23 + 0.5*1/11\right]^*\left[0.5*2/23 + 0.5*1/11\right] = 0.5*0.25*0.031 = \underbrace{0.0039}_{0.0039}. \end{split}$$

Så: Her vil d2 rangeres før d1.

Oppgave III (20%)

Gitt følgende tekst:

«CDC's team of advisers set to decide who gets coronavirus vaccine first».

Gjør de antakelsene du finner nødvendige og svar på følgende spørsmål:

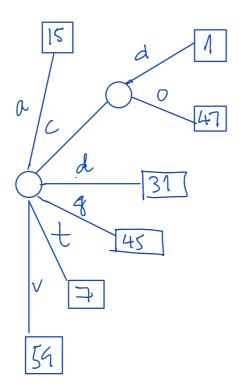
Anta at man ikke tar med stoppord som typisk vil være artikler etc.

Nødvendig første steg til spm. 1 og 2: laging av suffix-strengene med posisjon:

- 1: CDC's team of advisers set to decide who gets coronavirus vaccine first
- 7: team of advisers set to decide who gets coronavirus vaccine first
- 15: advisers set to decide who gets coronavirus vaccine first
- 24: set to decide who gets coronavirus vaccine first
- 31: decide who gets coronavirus vaccine first
- 45: gets coronavirus vaccine first
- 47: coronavirus vaccine first
- 59: vaccine first

1. Tegn opp «suffix trie» basert på teksten over.

Svar: bruker posisjonen fra suffix-strengene og plasserer de i alfabetisk rekkefølge på treet.



2. Hvordan ser «**suffix array**»-indeksen ut basert på teksten over?

Svar: bruker posisjonen fra suffix-strengene og plasserer de i alfabetisk rekkefølge. Svar som ikke tar hensyn til alfabetisk sortering er feil.



3. Drøft kort hvor indekseringsmetoden, singaturfiler (Signature files) ikke er egnet for web-søk.

Svar: Signatur-fil som indekseringsmetode er laget for indeksering av små og få dokumenter på grunn av hele ideen med signatur og hashkodegenerering. Hashkoder er vanskelig å lage for store dokumenter. Videre er ikke signaturfiler effektive nok for store dokumentsamlinger som web-en er. Alt dette gjør at signaturfiler ikke er egnet for web-søk.

Ta utgangspunkt at en spørring q1 returnerer resultater som er vist i følgende tabell:

Rank	Doc ID	Relevant?
1	8	
2	9	REL
3	12	
4	5	REL
5	2	
6	17	REL
7	23	
8	10	
9	1	REL
10	4	
11	30	
12	3	
13	6	REL
14	13	

 Vis hvordan du beregner precision- og recall-punkter for resultatet i tabellen over. Antar total ant. relevante dokumenter for spørringen er 10.
 Svar:

Rank	Doc ID	Relevant?	Precision	Recall
1	8			
2	9	REL	1/2	1/10
3	12			
4	5	REL	2/4	2/10
5	2			
6	17	REL	3/6	3/10
7	23			
8	10			
9	1	REL	4/9	4/10
10	4			
11	30			
12	3			
13	6	REL	5/13	5/10
14	13			

2. Anta at det er tre spørringer og to av disse har *average precision* (AvgP2, AvgP3) henholdsvis 0.6 og 0.5. Beregn AvgP1 for spørringen q1 og deretter regn ut **Mean Average Precision (MAP)**?

Svar:
$$AvgP1 = (1/2 + 2/4 + 3/6 + 4/9 + 5/13)/5 = \underline{0.46}$$
.
 $MAP = (AvgP1 + AvgP2 + AvgP3)/3 = 0.46 + 0.6 + 0.5 = \underline{0.52}$.

3. Tegn opp grafen som viser de *interpolerte verdiene av precisions* Viktig at du forklarer fremgangsmåten du bruker.

Svar:

