自然言語処理入門

岸山 健 (31-187002)

Oct. 29, 2018

1 課題1

まず与えられた文書 1-5 に含まれる単語 1-6 の単語頻度 tf(t,d) を求める。 その単語頻度 tf(t,d) に加え、各単語に対して与えられた文書頻度 df(t) を表形式で変数 df に格納する。なお、文書の集合が含む文書数は N に格納する。

```
N <- 10000
df <- data.frame(</pre>
   word =c('薬','風邪','熱','喉','胃','消化'),
      =c(9030 , 670 , 184 , 27 , 428 ,
   tf.d1=c( 2,
                3, 0, 1, 0,
                                      0),
   tf.d2=c(
          1.
                 1, 1,
                          0,0,
                                      0),
   tf.d3=c(
          2,
                 0, 1, 1, 0,
                                      0),
   tf.d4=c(
                0, 0, 0, 3,
          4,
                                      2),
   tf.d5=c( 1,
               0,0,0,
                              1,
                                      4))
df
   word df tf.d1 tf.d2 tf.d3 tf.d4 tf.d5
##
## 1
     薬 9030
              2
                   1
## 2 風邪 670
## 3
     熱 184
              0
                  1
                       1
## 4
        27
                   0
                        1
              1
## 5
     胃 428
## 6 消化 359
              0
                   0
                       0
```

次に tf(t,d),d(t),N を引数に tf*idf を求める関数 tf.idf を定義する. そして tf.idf を文書ごとに適用し、各文書の各単語に対する tf*idf を求める. なお列はtf*idf を求める.

```
tf.idf <- function(tf.d, df, N) tf.d*(log10(N/df)+1)</pre>
```

```
df$tf.idf.1 <- tf.idf(df$tf.d1, df$df, N)
df$tf.idf.2 <- tf.idf(df$tf.d2, df$df, N)
df$tf.idf.3 <- tf.idf(df$tf.d3, df$df, N)
df$tf.idf.4 <- tf.idf(df$tf.d4, df$df, N)
df$tf.idf.5 <- tf.idf(df$tf.d5, df$df, N)</pre>
```

```
##
    word
          df tf.d1 tf.d2 tf.d3 tf.d4 tf.d5
## 1
      薬 9030
                  2
                        1
                              2
## 2 風邪 670
                  3
                        1
                              0
                                    0
## 3
      熱 184
                        1
      喉
## 4
          27
                        0
                              1
                  1
      胃 428
## 5
                  0
                        0
                              0
                                    3
## 6 消化 359
                  0
                        0
                              0
                                    2
## tf.idf.1 tf.idf.2 tf.idf.3 tf.idf.4 tf.idf.5
## 1 2.088624 1.044312 2.088624 4.177249 1.044312
## 2 6.521776 2.173925 0.000000 0.000000 0.000000
## 3 0.000000 2.735182 2.735182 0.000000 0.000000
## 4 3.568636 0.000000 3.568636 0.000000 0.000000
## 5 0.000000 0.000000 0.000000 7.105669 2.368556
## 6 0.000000 0.000000 0.000000 4.889811 9.779622
```

上の計算にしたがい,各単語に対する tf*idf 値は以下のとおりとなる.列名は文書名を示すので tf.idf.1 は文書位置に対する各単語の tf*idf 値となっている. つまり tf.idf.1 と薬が交差する点は,文書 1 の「薬」という単語に対する tf*idf 値である.

```
## tf.idf.1 tf.idf.2 tf.idf.3 tf.idf.4 tf.idf.5
## 葉 2.088624 1.044312 2.088624 4.177249 1.044312
## 風邪 6.521776 2.173925 0.000000 0.000000 0.000000
## 熱 0.000000 2.735182 2.735182 0.000000 0.000000
## 喉 3.568636 0.000000 3.568636 0.000000 0.000000
## 胃 0.000000 0.000000 7.105669 2.368556
## 消化 0.000000 0.000000 0.000000 4.889811 9.779622
```

2 課題 2

次に上で求めた文書の各単語に対する tf*idf をその文書を表象する重みとみなし文書特徴表現とする. したがって、以下の列をそのまま各文書の特徴とする.

```
## tf.idf.1 tf.idf.2 tf.idf.3 tf.idf.4 tf.idf.5
## 薬 2.088624 1.044312 2.088624 4.177249 1.044312
## 風邪 6.521776 2.173925 0.000000 0.000000 0.000000
## 熱 0.000000 2.735182 2.735182 0.000000 0.000000
## 喉 3.568636 0.000000 3.568636 0.000000 0.000000
## 胃 0.000000 0.000000 7.105669 2.368556
## 消化 0.000000 0.000000 0.000000 4.889811 9.779622
```

これに対し、検索質問の<薬:1.0, 風邪:3.0, 熱:2.0>と <薬:1.0, 胃:2.0>との類似度をそれぞれ求め、並び替える。ベクトル同士の類似度には余弦尺度が使えるので 必要な関数を定義する。まず %ip% は 1. 引数のベクトル同士を 2 列に格納し、 2. それらの行ごとで積を取り、 3. その結果の和をとって返す中置関数である。また、D はベクトルの長さを返す関数である。余弦尺度を求める関数 Sim.c は検索質問をまず引数に取り、その

ベクトルに対する類似度を返す関数を返す.

```
# l と r の内積を返す中置関数を定義
'%ip%' <- function (l,r) {

# 入力のベクトル l,rを列に格納

tmp <- data.frame(l=l,r=r)

# l.r という列名の各列に l*r を格納
```

tmp\$1.r <- tmp\$1 * tmp\$r</pre>

1.rの和を取る

sum(tmp\$1.r)}

ベクトル (Ws) の長さを返す関数を定義

D <- function(Ws) sqrt(sum(Ws ** 2))</pre>

第一引数に q(uestion), 第二引数に d(ocument vector)

Sim.c <- function(q) function(d) q %ip% d / (D(d) * D(q))

以上の関数の動作を確認する. 講義内で扱われた検索質問<2,1,3,0>を <0、対象となった文書のベクトル <4,3,0,5>を <0 とする. それらを関数に入れることで余弦尺度が求まる. なお、単語の情報は各列の index からアクセスできる.

文書 1 = <2,1,3,0> と 質問=<4,3,0,5> で動作確認

 $d0 \leftarrow c(2,1,3,0)$

 $q0 \leftarrow c(4,3,0,5)$

Sim.c(q0)(d0)

[1] 0.4157609

最初の検索質問は<薬:1.0, 風邪:3.0, 熱:2.0>であった. まずはこの質問を q1 に格納し,Sim.c.q1 にこの質問との類似度を返す関数を格納する.そして df.rep という表に検索質問と同じ次元を持ったベクトルを格納する.つまり,薬は 1 行目,風邪は 2 行目,熱は 3 行目にあるため,c(1,2,3) と index することでアクセスでき,それを列に格納する.

検索質問:薬,風邪,熱

q1 = c(1,3,2)

q1との類似度を返す関数

 $Sim.c.q1 \leftarrow Sim.c(q1)$

1薬, 2風邪, 3熱, 4のど, 5胃, 6消化のベクトル

df \$ tf.idf.1

[1] 2.088624 6.521776 0.000000 3.568636 0.000000 0.000000

1薬, 2風邪, 3熱のベクトルには c(1,2,3) でアクセスできる.

index は 1 スタート

df.rep <- data.frame(</pre>

```
d1 = df $ tf.idf.1 [c(1,2,3)],
   d2 = df  $ tf.idf.2 [c(1,2,3)],
   d3 = df $ tf.idf.3 [c(1,2,3)],
   d4 = df $ tf.idf.4 [c(1,2,3)],
   d5 = df $ tf.idf.5 [c(1,2,3)])
df.rep
         d1
                 d2
                          d3
                                  d4
# 1 2.088624 1.044312 2.088624 4.177249 1.044312
# 2 6.521776 2.173925 0.000000 0.000000 0.000000
# 3 0.000000 2.735182 2.735182 0.000000 0.000000
この状態において df.rep$d1 は 文書 1 のベクトルが<薬: 2.088624, 風邪: 6.521776, 熱: 0.0 であることが d1
の行の 1,2,3 行目を見るとわかる. この列をベクトルとして取得し、先ほどのの Sim.c.q1 に与えれば q1 と
の類似度が求まる. それを df.sim という表に格納する
df.sim <- data.frame(</pre>
   d1 = Sim.c.q1(df.rep $ d1),
   d2 = Sim.c.q1(df.rep $ d2),
   d3 = Sim.c.q1(df.rep $ d3),
   d4 = Sim.c.q1(df.rep $ d4),
   d5 = Sim.c.q1(df.rep $ d5) )
df.sim
           d1
                   d2
                            d3
                                      d4
                                               d5
## 1 0.8450952 0.955446 0.5870273 0.2672612 0.2672612
df.sim[order(df.sim[1,],decreasing=T)]
          d2
                   d1
                            d3
                                      d4
## 1 0.955446 0.8450952 0.5870273 0.2672612 0.2672612
 表に格納した後は降順にして出力する. その結果,文書 2,文書 1,文書 3,そして文書 4,5の順で 似ていた
ことが分かる.
 次の検索質問は<薬:1.0, 胃:2.0>であったので, 同様の手順を繰り返す.
# 検索質問:薬,胃
q2 = c(1,2)
# q1との類似度を返す関数
Sim.c.q2 \leftarrow Sim.c(q2)
# 薬, 胃のベクトルには c(1,5) でアクセスできる.
# index は 1 スタート
df.rep <- data.frame(</pre>
   d1 = df  $ tf.idf.1 [c(1,5)],
   d2 = df \ tf.idf.2 \ [c(1,5)],
```

d3 = df\$ tf.idf.3 [c(1,5)],

```
d4 = df $ tf.idf.4 [c(1,5)],
   d5 = df $ tf.idf.5 [c(1,5)])
df.rep
##
         d1
                 d2
                          d3
                                  d4
##1 2.088624 1.044312 2.088624 4.177249 1.044312
##2 0.000000 0.000000 0.000000 7.105669 2.368556
この状態において df .rep$d1 は 文書 1 のベクトルが<薬:2.088624, 胃:0.0> であることが d1 の行の 1,2,3 行
目を見るとわかる. この列をベクトルとして取得し、先ほどのの Sim.c.q2 に与えれば q2 との類似度が求ま
る. それを df.sim という表に格納する
df.sim <- data.frame(</pre>
   d1 = Sim.c.q2(df.rep $ d1) ,
   d2 = Sim.c.q2(df.rep $ d2),
   d3 = Sim.c.q2(df.rep $ d3),
   d4 = Sim.c.q2(df.rep $ d4),
   d5 = Sim.c.q2(df.rep $ d5) )
df.sim
##
          d1
                   d2
                             d3
                                      d4
##1 0.4472136 0.4472136 0.4472136 0.9977018 0.9988298
df.sim[order(df.sim[1,],decreasing=T)]
```

したがって,文書 5,文書 4,文書 1,文書 2,3の順で類似度が検索質問 2に近いことが分かった.

d2

d3

d1

d4

##1 0.9988298 0.9977018 0.4472136 0.4472136 0.4472136