# 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 $^{*1}$ . 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,
   tf.d4=c( 4,
                0, 0, 0, 3,
                                     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
                            0
              1
## 5
     胃 428
                  0
                       0
## 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)</pre>
```

 $<sup>^{*1}</sup>$  回答には GNU R を用いた.

```
df$tf.idf.4 <- tf.idf(df$tf.d4, df$df, N)
df$tf.idf.5 <- tf.idf(df$tf.d5, df$df, N)
df
##
     word df tf.d1 tf.d2 tf.d3 tf.d4 tf.d5
## 1
      薬 9030
## 2 風邪 670
                  3
                        1
                              Ω
## 3
      熱 184
                  0
                        1
                              1
## 4
      喉
           27
                  1
                        0
                              1
## 5 胃 428
                  0
                        0
                              0
                                    3
## 6 消化 359
## 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
## 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
```

# 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.

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。

### # 1と rの内積を返す中置関数を定義

'%ip%' <- function (1,r) {
 # 入力のベクトル 1,r を列に格納
 tmp <- data.frame(l=1,r=r)
 # 1.rという列名の各列に 1\*rを格納
 tmp\$1.r <- tmp\$1 \* tmp\$r
 # 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)

 $Sim.c \leftarrow function(q) function(d) q \%ip% d / (D(d) * D(q))$ 

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

 $d0 \leftarrow c(0,0,3,3)$  $q0 \leftarrow c(4,3,0,5)$ 

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.

# 検索質問:薬,風邪,熱

q1 = c(1,3,2,0,0,0)

# # 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

データフレーム df の tf.idf.1 には文書 1 のベクトルが入っているので、これを Sim.c.q1 に与えれば q1 と文書 1 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 $ tf.idf.1),
   d2 = Sim.c.q1(df $ tf.idf.2),
   d3 = Sim.c.q1(df $ tf.idf.3),
   d4 = Sim.c.q1(df $ tf.idf.4),
   d5 = Sim.c.q1(df $ tf.idf.5) )
df.sim
          d1
               d2 d3
                                    d4
# 1 0.7494399 0.955446 0.4074928 0.1164894 0.02758927
df.sim[order(df.sim[1,],decreasing=T)]
         d2
                  d1
                            d3
                                     d4
# 1 0.955446 0.7494399 0.4074928 0.1164894 0.02758927
 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 (index:1), 胃 (index:5)
q2 = c(1,0,0,0,2,0)
# q1との類似度を返す関数
Sim.c.q2 \leftarrow Sim.c(q2)
 そして各文書ベクトルを 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
df.sim <- data.frame(</pre>
   d1 = Sim.c.q2(df $ tf.idf.1),
   d2 = Sim.c.q2(df $ tf.idf.2),
   \frac{d3}{d3} = Sim.c.q2(df \$ tf.idf.3) ,
   d4 = Sim.c.q2(df $ tf.idf.4),
   d5 = Sim.c.q2(df $ tf.idf.5) )
df.sim
          d1
                   d2
                             d3
                                      d4
# 1 0.1209592 0.1280726 0.1884064 0.8580712 0.2555781
df.sim[order(df.sim[1,],decreasing=T)]
          d4
                             d3
# 1 0.8580712 0.2555781 0.1884064 0.1280726 0.1209592
```

4

ソートの結果, 文書 4, 文書 5, 文書 3, 文書 2, 文書 1 の順で類似度が検索質問 2 に近いことが分かった.