Praca Domowa numer 1

15 kwietnia 2019

Jakub Wiśniewski

0 Przygotowanie do pracy

Przed przystąpnieniem do pracy pobieram wymagane pakiety oraz ramki danych

```
library(sqldf)
library(dplyr)
library(data.table)
library(microbenchmark)
          <- read.csv("Badges.csv")
Badges
Comments <- read.csv("Comments.csv")</pre>
PostLinks <- read.csv("PostLinks.csv")</pre>
        <- read.csv("Posts.csv")</pre>
Posts
          <- read.csv("Tags.csv")
Tags
          <- read.csv("Users.csv")
Users
          <- read.csv("Votes.csv")
Votes
options(stringsAsFactors = FALSE)
```

 $W\ interpretacji\ pyta\'n\ będę\ się\ posługiwał:\ https://meta.stackexchange.com/questions/2677/database-schema-documentation-forthe-public-data-dump-and-sede$

1 Zadanie 1

1.1 Zapytanie SQL

Wybierzmy dziesięć najpopularniejszych pytań (jeśli PostTypeId ==1, to jest to pytanie), liczby favorites jakie dostały i informacje o ich postujących. Chcemy, żeby było uszeregowane od ilości sumy favorites, jakie dostał użytkownik kiedykolwiek.

```
FROM Posts

JOIN Users ON Users.Id=Posts.OwnerUserId

WHERE Posts.PostTypeId=1

GROUP BY OwnerUserId

ORDER BY FavoriteTotal DESC

LIMIT 10") -> output

return(output)

}
```

1.2 Base R

```
df_base_1 <- function(Posts, Users) {</pre>
# wpierw łączę Posts i Users
A <- merge( Posts, Users , by.x = "OwnerUserId", by.y = "Id")
#usuwam NA
A$FavoriteCount[is.na(A$FavoriteCount)] <- 0
# wykonuję operacje na grupach
B <- aggregate(A$FavoriteCount, by= list(A$OwnerUserId), sum )
C <- aggregate(A$FavoriteCount, by = list(A$OwnerUserId), max)
# porządkuję nazwy
colnames(B) <- c("OwnerUserId", "FavoriteTotal")</pre>
colnames(C) <- c("OwnerUserId", "MostFavoriteQuestionLikes")</pre>
# nastepnie merquje poprzednie ramki z wynikami oraz jeszcze wcześniejsze ramki
D <- merge(B, C, by.x = "OwnerUserId", by.y ="OwnerUserId" )</pre>
E <- merge(A , D , by.x = c("OwnerUserId", "FavoriteCount"),</pre>
            by.y =c("OwnerUserId", "MostFavoriteQuestionLikes"))
colnames(E)[2] <- "MostFavoriteQuestionLikes"</pre>
# wybieram pytania i interesujące mnie kolumny
G <- E[E$PostTypeId == 1, c("DisplayName", "Age", "Location",
                             "FavoriteTotal", "Title", "MostFavoriteQuestionLikes")]
# Formatuje wyniki
G <- G[order(-G$FavoriteTotal),]</pre>
colnames(G)[5] <- "MostFavoriteQuestion"</pre>
H \leftarrow head(G, n=10)
rownames(H) <- NULL
# Zmieniam, żeby były kompatybilne z all_equals
H$MostFavoriteQuestion <- as.character(H$MostFavoriteQuestion)
H$FavoriteTotal <- as.integer(H$FavoriteTotal)</pre>
H$MostFavoriteQuestionLikes <- as.integer(H$MostFavoriteQuestionLikes)</pre>
```

1.3 Dplyr

```
df_dplyr_1 <- function(Posts, Users) {</pre>
# wpierw wykonuję joina
       inner_join(Posts, Users , by = c("OwnerUserId" = "Id" ))
# następnie wybieram pytania i wykonuję operacje na grupach
B <- A %>%
             filter(PostTypeId == 1) %>% group_by(OwnerUserId) %>%
              summarise_at("FavoriteCount",
                           list(FavoriteTotal = sum,
                                MostFavoriteQuestionLikes = max), na.rm = TRUE)
# wykonuję joina z wcześniejszą tabelą a następnie porządkuję i wykonuję operacje
# by wynik był kompatybilny z zapytaniem SQL
C <- inner_join(B , A, by = c("OwnerUserId" = "OwnerUserId",</pre>
                               "MostFavoriteQuestionLikes" = "FavoriteCount")) %>%
      rename(MostFavoriteQuestion = Title ) %>%
      select(DisplayName, Age, Location, FavoriteTotal,
             MostFavoriteQuestion, MostFavoriteQuestionLikes) %>%
      arrange(desc(FavoriteTotal)) %>% slice(1:10) %>%
      mutate(MostFavoriteQuestionLikes = as.integer(MostFavoriteQuestionLikes)) %>%
      mutate(MostFavoriteQuestion = as.character(MostFavoriteQuestion))
return(C)
```

```
df_table_1 <- function(Posts, Users) {</pre>
# Zamieniam data.frame na data.table
Utable <- as.data.table(Users)</pre>
Ptable <- as.data.table(Posts)</pre>
# przygotowuję do joina poprzez posortowanie i oznaczenie jako posortowane
setkey(Utable, Id)
setkey(Ptable, OwnerUserId)
# wybieram pytania i odsiewam NA
A <- Ptable[Utable][PostTypeId == 1][!is.na(FavoriteCount)]
# wykonuję operacje na grupach
B <- A[, .(DisplayName, Age, Location, FavoriteTotal = sum(FavoriteCount),
                           MostFavoriteQuestion = Title,
                           FavoriteCount.
                           MostFavoriteQuestionLikes = max(FavoriteCount)),
                           by = .(OwnerUserId)]
#Sortuję by dostać interesujący mnie wynik
C <- setorder(B, -FavoriteTotal, -FavoriteCount)</pre>
```

```
dplyr::all_equal(df_sql_1(Posts, Users), df_base_1(Posts, Users))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_1(Posts, Users), df_dplyr_1(Posts, Users))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_1(Posts, Users), df_table_1(Posts, Users))
## [1] TRUE
microbenchmark::microbenchmark(
  times = 10,
  sqldf_1 = df_sql_1(Posts, Users),
 base_1 = df_base_1(Posts, Users),
  dplyr_1 = df_dplyr_1(Posts, Users),
  data.table_1 = df_table_1(Posts, Users))
## Unit: milliseconds
##
                       min
                                  lq
                                         mean
                                                 median
            expr
                                                                uq
         sqldf_1 460.22880 482.29557 551.2079 556.46454 588.28124 663.6288
##
         base_1 769.83042 787.96903 835.4685 814.62914 859.93818 973.0645
##
         dplyr_1 69.85581 93.69043 125.3976 118.29101 164.61139 183.2951
##
##
   data.table_1 51.69714 57.75697 69.4477 64.89257 81.34886 105.2565
##
   neval
##
       10
##
       10
##
       10
       10
##
```

2 Zadanie 2

2.1 Zapytanie SQL

Wybierzmy te pytania, które miały najwięcej pozytywnych odpowiedzi.

```
df_sql_2 <- function(Posts) {</pre>
sqldf("SELECT
Posts.ID,
Posts.Title,
Posts2.PositiveAnswerCount
FROM Posts
JOIN
(SELECT
Posts.ParentID,
COUNT(*) AS PositiveAnswerCount
FROM Posts
WHERE Posts.PostTypeID=2 AND Posts.Score>0
GROUP BY Posts.ParentID )
AS Posts2
ON Posts.ID=Posts2.ParentID
ORDER BY Posts2.PositiveAnswerCount DESC
LIMIT 10") -> df1
 return(df1)
```

2.2 Bazowy R

```
df_dplyr_2 <- function(Posts) {
# nakładam filtry, biorę interesującą mnie grupę, liczę poszczególne wystąpienia i grupuję
x <- Posts %>% filter(PostTypeId == 2 & Score >0 )
x<- x %>% select(ParentId) %>% count(ParentId) %>% group_by(ParentId)
# zmieniam nazwy
Posts2 <- x</pre>
```

```
colnames(Posts2)[2] <- "PositiveAnswerCount"

# przygotowuję się do złączenia
x <- Posts %>% select(Id, Title)

# łączę Id i Title z naszym Posts2
xy <- inner_join(x, Posts2, by = c("Id" = "ParentId"))

# sortuję po liczbie odpowiedzni i wybieram 10 pierwszych
xy <- xy %>% arrange(desc(PositiveAnswerCount))
xy <- slice(xy, 1:10)

return(xy)
}</pre>
```

```
df_table_2 <- function(Posts) {</pre>
# zamieniam na data table i wykonuję przekształcenie do Posts2
Posts1 <- as.data.table(Posts)</pre>
Posts2 <- Posts1[PostTypeId ==2 & Score > 0, .N, by = ParentId
setnames(Posts2,"N", "PositiveAnswerCount" )
# wybieram kolumny
Posts1 <- Posts1[,c("Id", "Title")]</pre>
# i sortuje Posts1 po Id oraz Posts2 po ParentId
setkey(Posts1, Id)
setkey(Posts2, ParentId)
# dzięki wcześniejszej operacji wykonuję Joina
Posts1 <- Posts1[Posts2, nomatch= 0]</pre>
# sortuje malejąco i wybieram 10 pierwszych
setorder(Posts1, -PositiveAnswerCount)
Posts1 <- Posts1[1:10]
return(Posts1)
```

2.5 Testy i benchmarki

```
dplyr::all_equal(df_sql_2(Posts), df_dplyr_2(Posts))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_2(Posts), df_base_2(Posts))
```

```
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_2(Posts), df_table_2(Posts))
## [1] TRUE
microbenchmark::microbenchmark(
  times = 10,
  sqldf_2 = df_sql_2(Posts),
 base_2 = df_base_2(Posts),
  dplyr_2 = df_dplyr_2(Posts),
  data.table_2 = df_table_2(Posts))
## Unit: milliseconds
##
           expr
                       min
                                  lq
                                          mean
                                                  median
##
         sqldf_2 326.04451 326.89455 335.41555 328.40330 350.80264 355.2858
##
         base_2 175.71380 178.68627 187.93066 184.05290 197.50239 205.4558
##
         dplyr_2 64.62165 65.99353 80.02720 77.39374 95.57701 100.9336
##
    data.table_2 11.91526 12.01898 20.44176 12.47516 37.21216 39.8105
##
   neval
##
       10
       10
##
##
       10
       10
##
```

3 Zadanie 3

3.1 Zapytanie SQL

Wybierzmy pytania z największą liczbą pozytywnych głosów w danym roku.

```
df_sql_3 <- function (Posts, Votes) {</pre>
  sqldf("SELECT
          Posts.Title,
          UpVotesPerYear.Year,
          MAX(UpVotesPerYear.Count) AS Count
          FROM (
            SELECT
              PostId,
              COUNT(*) AS Count,
              STRFTIME('%Y', Votes.CreationDate) AS Year
            FROM Votes
            WHERE VoteTypeId=2
            GROUP BY PostId, Year) AS UpVotesPerYear
          JOIN Posts ON Posts.Id=UpVotesPerYear.PostId
          WHERE Posts.PostTypeId=1
          GROUP BY Year") -> df1
  return(df1)
```

3.2 Base R.

```
df_base_3 <- function( Posts, Votes) {</pre>
# wybieram PostId z tych głosów, gtóre były pozytywne
temp <- as.data.frame(Votes[Votes$VoteTypeId == 2, "PostId"], stringsAsFactros = FALSE)
colnames(temp)[1] <- "PostId"</pre>
# wybieram rok
temp$Year <- substring(Votes[Votes$VoteTypeId ==2, "CreationDate"], 1, 4)
# zliczam wystąpienia w grupach
temp <- aggregate(temp$PostId, by = temp[,c("PostId", "Year")] ,FUN = length )
# porządkuję
colnames(temp) <- c("PostId", "Year", "Count")</pre>
UpvotesPerYear <- temp</pre>
# wykonuję joina na pytaniach
temp <- merge(Posts[Posts$PostTypeId == 1, ], UpvotesPerYear, by.x = "Id", by.y = "PostId")</pre>
# wybieram maksymalne wartości Counta z danego roku
temp1 <- aggregate(temp$Count, by= list(temp$Year), max)</pre>
colnames(temp1) <- c("Year", "Count")</pre>
# i dołączam do wcześniejszej by dołączyć do wyników tytuł
temp1 <- merge(temp, temp1, by.x = c("Year", "Count"), by.y = c("Year", "Count"))
# porządkuję
result <- temp1[,c("Title", "Year", "Count")]</pre>
return(result)
}
```

```
df_dplyr_3 <- function(Posts, Votes) {

# wybieram rok używając funkcji data.table, bo jest szybsza od Base R

UpVotesPerYear <- Votes %>% mutate(Year = year(CreationDate)) %>%

# wybieram pozytywne głosy, grupuję i zliczam wystąpienia w grupach
filter(VoteTypeId == 2) %>% group_by(PostId, Year) %>%

count() %>% rename(Count = n) %>% select(PostId, Count, Year)

# joinuję z Posts i wybieram pytania, następnie zliczam maksymalne
#wartości dla danej grupy

A <- inner_join(Posts, UpVotesPerYear, by = c("Id" = "PostId")) %>%
filter(PostTypeId == 1) %>% group_by(Year) %>%
summarise(Count = max(Count))
```

```
df_table_3 <- function(Posts, Votes) {</pre>
# Zmieniam na data.table
Ptable <- as.data.table(Posts)</pre>
Vtable <- as.data.table(Votes)</pre>
# Year staje się integerem
A <- Vtable[, Year := as.integer(year(CreationDate)),]
# wybieram pozytywne głosy i zliczam ich wystąpienia w grupach
UpVotesPerYear <- A[VoteTypeId == 2 , .(Count = .N), by = .(PostId, Year)]</pre>
# przygotowuje do joina
setkey(Ptable, Id)
setkey(UpVotesPerYear, PostId)
# joinuję i wybieram pytania
B <- Ptable[UpVotesPerYear] [PostTypeId == 1]</pre>
# wybieram maksymalne wartości dla danego roku
C <- B[, .(Title = Title[which.max(Count)], Count = max(Count)), by = .(Year)]
# na kociec dbam aby było kompatybilne z zapytaniem SQL
D <- C[, .(Title, Year = as.character(Year), Count)]</pre>
return(D)
```

3.5 Testy i benchmarki

```
dplyr::all_equal(df_sql_3(Posts, Votes), df_base_3(Posts, Votes))
## [1] TRUE
```

```
dplyr::all_equal(df_sql_3(Posts, Votes), df_dplyr_3(Posts, Votes))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_3(Posts, Votes), df_table_3(Posts, Votes))
## [1] TRUE
microbenchmark::microbenchmark(
  times = 10,
  sqldf_3 = df_sql_3(Posts, Votes),
 base_3 = df_base_3(Posts, Votes),
  dplyr_3 = df_dplyr_3(Posts, Votes),
  data.table_3 = df_table_3(Posts, Votes))
## Unit: seconds
##
            expr
                      min
                                lq
                                       mean
                                              median
                                                            uq
##
         sqldf_3 1.232054 1.233785 1.247816 1.242623 1.257557 1.283920
##
         base_3 1.600670 1.625825 1.735825 1.725071 1.843020 1.899825
                                                                           10
##
         dplyr_3 3.896014 3.953441 4.034868 4.003698 4.063355 4.299343
                                                                           10
##
   data.table_3 3.527179 3.637027 3.772625 3.810035 3.895526 3.954041
                                                                           10
```

4 Zadanie 4

4.1 Zapytanie SQL

```
df_sql_4 <- function(Posts){</pre>
sqldf("SELECT
Questions. Id,
Questions. Title,
BestAnswers.MaxScore,
Posts.Score AS AcceptedScore,
BestAnswers.MaxScore-Posts.Score AS Difference
FROM (
SELECT Id, ParentId, MAX(Score) AS MaxScore
FROM Posts
WHERE PostTypeId==2
GROUP BY ParentId
) AS BestAnswers
JOIN (
SELECT * FROM Posts
WHERE PostTypeId==1
) AS Questions
ON Questions.Id=BestAnswers.ParentId
JOIN Posts ON Questions.AcceptedAnswerId=Posts.Id
WHERE Difference>50
ORDER BY Difference DESC") -> df1
return (df1)
```

4.2 Base R

```
df_base_4 <- function(Posts) {</pre>
# zliczam maksymalne Scory na grup ParentId, bez NA
A <- aggregate(Posts$Score , by = list(Posts$ParentId), max, na.rm= TRUE)
colnames(A) <- c("ParentId", "MaxScore")</pre>
# wybieram odpowiedzi z postów i interesujące mnie kolumny
B <- Posts[Posts$PostTypeId == 2, c("Id" ,"ParentId", "Score") ]</pre>
# łacze
C <- merge(B, A , by.x = c("ParentId" ), by.y = c("ParentId") )</pre>
# wybieram by się nie powtarzały
C <- C[C$Score == C$MaxScore ,]</pre>
# przypisuję
BestAnswers <- C[, c("Id" ,"ParentId", "MaxScore")]</pre>
# wybieram pytania z postów
Questions <- Posts[Posts$PostTypeId == 1,]
# łączę bez duplikatów
D <- merge(Questions, BestAnswers , by.x = "Id", by.y = "ParentId", no.dups = TRUE)
E <- merge(Posts, D, by.x = "Id", by.y = "AcceptedAnswerId", no.dups = TRUE)
# Licze różnice
E$Difference <- E$MaxScore - E$Score.x
# sortuje i wybieram te z różnicą ponad 50
E <- E[order(-E$Difference), ]</pre>
E <- E[E$Difference > 50,]
#porządkuję
E <- E[, c("Id", "Title.y", "MaxScore", "Score.x" , "Difference")]</pre>
colnames(E) <- c("Id", "Title", "MaxScore", "AcceptedScore", "Difference")</pre>
rownames(E) <- NULL
return(E)
```

```
df_dplyr_4 <- function(Posts){

# wybieram odpowiedzi, zliczam maksymalne wartości dla grup, łączę z postami i

# wybieram interesujące mnie kolumny

BestAnswers <- Posts %>% filter(PostTypeId == 2) %>% group_by(ParentId) %>%

summarise(MaxScore = max(Score)) %>%
```

```
inner_join(Posts, by = c("ParentId" = "ParentId",
                                       "MaxScore" = "Score")) %>%
              select(Id, ParentId, MaxScore)
# wybieram pytania z postów
Questions <- Posts %>% filter(PostTypeId == 1)
# joinuje
A <- inner_join(Questions, BestAnswers , by = c("Id" = "ParentId"))
# następnie znów łączę, porządkuję, liczę różnicę i zmieniam kolumny by były
# kompatybilne z zapytaniem SQL
B <- inner_join(Posts, A, by = c("Id" = "AcceptedAnswerId") ) %>%
     rename(Title = Title.y, AcceptedScore = Score.x) %>%
     select(Id, Title, MaxScore, AcceptedScore) %>%
     mutate(Difference = MaxScore - AcceptedScore) %>%
     filter(Difference > 50) %>% arrange(desc(Difference)) %>%
     mutate(MaxScore = as.integer(MaxScore)) %>%
     mutate(Difference = as.integer(Difference)) %>% as.data.frame()
     return(B)
```

```
df_table_4 <- function(Posts) {</pre>
# zmieniam na data.table
Ptable <- data.table(Posts)</pre>
# wybieram te odpowiedzi, które mają maksymalną ilość Score
BestAnswers <- Ptable[PostTypeId == 2, .(Id = Id[which.max(Score)],</pre>
                 MaxScore = max(Score) ), by = ParentId ]
# wybieram pytania
Questions <- Ptable[PostTypeId == 1,,]
# sortuje przygotowując do joina
setkey(Questions, Id)
setkey(BestAnswers, ParentId)
# inner join
B <- Questions[BestAnswers, nomatch = 0 ]</pre>
# znów sortuję do joina
setkey(Ptable, Id)
setkey(B, AcceptedAnswerId)
# łączę
C <- B[Ptable]</pre>
```

```
#Testy, które mi nie przechodzą
dplyr::all_equal(df_sql_4(Posts), df_base_4(Posts))
## [1] "Rows in x but not y: 8, 7, 6, 5, 4, 3, 2, 1. Rows in y but not x: 8, 7, 6, 5, 4, 3, 2, 1. "
# ale qdy biore zwyczanje all.equals
all.equal(df_sql_4(Posts), df_base_4(Posts))
## [1] "Component \"Id\": Mean relative difference: 0.001017897"
#Tak samo tu:
dplyr::all_equal(df_sql_4(Posts), df_dplyr_4(Posts))
## [1] "Rows in x but not y: 8, 7, 6, 5, 4, 3, 2, 1. Rows in y but not x: 8, 7, 6, 5, 4, 3, 2, 1. "
all.equal(df_sql_4(Posts), df_dplyr_4(Posts))
## [1] "Component \"Id\": Mean relative difference: 0.001017897"
# nie wiem skąd wzięła się taka rozbieżność między Id.
# dodatkowo poza Id są takie same.
dplyr::all_equal(df_sql_4(Posts)[2:5], df_dplyr_4(Posts)[2:5])
## [1] TRUE
#byłbym wdzięczny za wszelkie podpowiedzi.
# ten przechodzi
dplyr::all_equal(df_sql_4(Posts), df_table_4(Posts))
## [1] TRUE
microbenchmark::microbenchmark(
  times = 10,
  sqldf_4 = df_sql_4(Posts),
  base_4 = df_base_4(Posts),
  dplyr_4 = df_dplyr_4(Posts),
  data.table_4 = df_table_4(Posts))
## Unit: milliseconds
##
            expr
                       min
                                  lq
                                         mean
                                                median
##
         sqldf_4 373.87584 379.12493 384.4607 385.3874 388.8945 394.7470
##
          base_4 346.45053 352.15416 376.7609 357.4581 371.3204 504.5035
##
         dplyr_4 92.27279 101.99245 117.2361 104.2701 147.0479 157.0702
##
    data.table_4 71.74675 84.80805 123.8721 126.9793 162.1028 170.8125
##
   neval
##
       10
       10
##
##
       10
##
       10
```

5 Zadanie 5

5.1 Zapytanie SQL

Wybierzmy 10 pytań, których suma głosów dla odpowiedzi była największa.

5.2 Bazowy R

```
df_base_5 <- function(Posts, Comments){
    # licze sume dla wyszczególnionych grup
CmtTotScr <- aggregate(Comments$Score , by = list(Comments$PostId, Comments$UserId), FUN=sum)

colnames(CmtTotScr) <- c("PostId", "UserId", "CommentsTotalScore")

# tqcze z Posts
C <- merge(Posts, CmtTotScr, by.x = c("Id", "OwnerUserId") , by.y = cbind("PostId", "UserId"))

# wybieram pytania z posts oraz interesujące nas kolumny
C <- C[C$PostTypeId == 1 , c("Title", "CommentsTotalScore")]

# sortuje
C <- C[order(-C$CommentsTotalScore),]

# porządkuje
rownames(C) <- NULL
df1 <- head(C, n=10)
return(df1)
}</pre>
```

```
df_dplyr_5 <- function(Posts, Comments){
    # wybieram interesujące nas kolumny
CmtTotScr <- Comments %>% select(PostId, UserId, Score)
```

```
df_table_5 <- function(Posts, Comments){</pre>
# przekształcam na data.table
Posts_table <-as.data.table(Posts)</pre>
Comments_table <- as.data.table(Comments)</pre>
# sumuję Score po grupach
CmtTotScr <- Comments_table[,.(CommentsTotalScore = sum(Score)),</pre>
                             by = .(PostId, UserId)]
# sortuje do joina
setkey(CmtTotScr, PostId, UserId)
setkey(Posts_table, Id, OwnerUserId)
# inner join
Posts_table <- Posts_table[CmtTotScr, nomatch = 0 ]</pre>
# wybieram pytania
Posts_table <- Posts_table[PostTypeId == 1 ,,]
# wybieram interesujące nas kolumny
Posts_table <- Posts_table[, .(Title, CommentsTotalScore)]</pre>
# sortuję i wybieram 10 pierwszych
setorder(Posts_table, -CommentsTotalScore)
dt1 <- Posts_table[1:10,,]
return(dt1)
```

```
dplyr::all_equal(df_sql_5(Posts, Comments), df_base_5(Posts, Comments))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_5(Posts, Comments), df_dplyr_5(Posts, Comments))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_5(Posts, Comments), df_table_5(Posts, Comments))
## [1] TRUE
microbenchmark::microbenchmark(
  times = 10,
  sqldf_5 = df_sql_5(Posts, Comments),
 base_5 = df_base_5(Posts, Comments),
  dplyr_5 = df_dplyr_5(Posts, Comments),
  data.table_5 = df_table_5(Posts, Comments))
## Unit: milliseconds
##
           expr
                      min
                                 lq
                                           mean
                                                    median
##
         sqldf_5 672.5714 705.8861 710.71570 711.11520
                                                            716.57886
         base_5 2043.2687 2073.6650 2136.90561 2121.78358 2168.04385
##
##
         dplyr_5 223.1902 246.2410 262.73887 253.20030 280.48608
                 31.5217
                            33.0953
                                       57.18135
                                                  62.91049
                                                             70.68224
##
    data.table_5
##
           max neval
##
    739.50951
                 10
##
   2286.21586
                  10
##
    316.46830
                  10
##
     79.25235
```

6 Zadanie 6

6.1 Zapytanie SQL

Wybierzmy tych użytkowników i informacje o nich, którzy mają złotą odznakę, a identyczne odznaki jak oni, ma jedynie od 2 do 10 użytkowników.

```
WHERE Name IN (
SELECT
Name
FROM Badges
WHERE Class=1
GROUP BY Name
HAVING COUNT(*) BETWEEN 2 AND 10
)
AND Class=1
) AS ValuableBadges
JOIN Users ON ValuableBadges.UserId=Users.Id") -> df1
return(df1)
}
```

6.2 Bazowy R

```
df_base_6 <- function(Badges, Users) {</pre>
#Najpierw zliczamy liczbę pojawień się zmiennej "Name", przy "Class" równym 1.
#Następnie zmieniamy nazwy kolumn i wybieramy te, rzędy, w
#których "Count" wynosi między 2 a 10
x <- as.data.frame(table(Badges[Badges$Class == 1, "Name"]), stringsAsFactors = FALSE)
colnames(x) <- c("Name" , "Count")</pre>
x \leftarrow x[x\$Count \leftarrow 10 \& x\$Count \rightarrow 2,]
rownames(x) <- NULL
\# Następnie wybieramy te Nazwy z y , które występnują r\'ownież w x.
y <- Badges[Badges$Class == 1, c("Name", "UserId")]
y <- y[y$Name %in% x$Name,]
rownames(y) <- NULL</pre>
ValuableBadges <- y
#Teraz wybieramy z Users te ID, które pojawiają się również w ValuableBadges.
#Następnie sortujemy zapytanie sąlowe, aby było takie same
#jak to, któro dostaliśmy w bazowym R. Na koniec sprawdzamy
u <-Users[Users$Id %in% ValuableBadges$UserId, c("Id", "DisplayName",
                                                     "Reputation", "Age", "Location")]
rownames(u) <- NULL
u <- u[order(u$Id),]
return(u)
```

```
df_dplyr_6 <- function(Badges, Users) {</pre>
#Na początku dsiewam te obserwacje z Badges, które nie mają Class równej 1,
# następnie wybieram nazwę i zliczam jej wystąpienia
x <- Badges %>% filter(Class == 1) %>% select(Name) %>% count(Name)
#zmieniam nazwę 2 kolumny na count
colnames(x)[2] <- "count"</pre>
#ponownie filtruję te, które nie mają liczności między 2 a 10
x <- x %>% filter(count >= 2 & count <= 10)
#Biorę te obserwacje z Badges, których nazwa występnuje w x,
#następnie biorę te z Class równym jeden i wybieram kolumny Name i UserId.
y <- Badges %>% filter(Badges$Name %in% x$Name) %>%
      filter(Class == 1)%>% select(Name , UserId)
#Wybieram kolumny do Joina.
u <- Users %>% select(Id, DisplayName, Reputation, Age, Location)
#Łączę po Id i UserId.
df1 <- inner_join(u, y, by = c("Id" = "UserId" ))</pre>
#Wybieram unikatowe obserwacje.
df1 <- df1 %>% distinct(Id, DisplayName, Reputation, Age, Location)
return(df1)
}
```

```
df_table_6 <- function(Badges, Users) {
#Na początek zamieniam wynik zapytania i potrzebne ramki danych na data.table
Badges_table <- data.table(Badges)
User_table <- data.table(Users)

#Wybieram obserwacje z Class równym 1, następnie grupuję po nazwie i zliczam
#poszczególne wystąpienia nazw jako Count.
x <- Badges_table[Class == 1, .(Count = .N), by = Name]

#Wybieram te obserwacje z Count pomiędzy 2 a 10.
x <- x[Count <=10 & Count >= 2,,]

#Wybieram obserwacje, których nazwa jest w x, mają Class równy 1, oraz zwracam
#kolumny Name i UserId jako data.table
ValuableBadges <- Badges_table[Badges$Name %in% x$Name & Class == 1, .(Name, UserId)]

#Sortuję tablice danych przygotowując je do złączenia. Dzięki setkey markuję je jako posortowane.
setkey(ValuableBadges, UserId)
setkey(User_table, Id)</pre>
```

```
#Łączę tablice danych
User_table <- User_table[ValuableBadges, nomatch= 0]

#Wybieram interesujące mnie kolumny, następnie biorę te, których obserwacje są unikatowe
dt1 <- unique(User_table[,.(Id, DisplayName,Reputation, Age, Location),])

#Sortuję tablice, markuję je jako posortowane.
setkey(dt1, Id)
return(dt1)
}</pre>
```

```
dplyr::all_equal(df_sql_6(Badges, Users), df_base_6(Badges, Users))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_6(Badges, Users), df_dplyr_6(Badges, Users))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_6(Badges, Users), df_table_6(Badges, Users))
## [1] TRUE
microbenchmark::microbenchmark(
 times = 10,
 sqldf_6 = df_sql_6(Badges, Users),
 base_6 = df_base_6(Badges, Users),
 dplyr_6 = df_dplyr_6(Badges, Users),
 data.table_6 = df_table_6(Badges, Users))
## Unit: milliseconds
##
                                   lq
           expr
                       min
                                            mean
                                                     median
        sqldf_6 365.831092 367.073361 379.544831 378.705291 391.285459
##
##
         base_6 3.019846
                            3.125425
                                       6.179531 3.567276
                                                              4.228694
        dplyr_6 17.532135 17.815368 21.499767 18.795759 23.347356
##
   data.table_6 14.612327 14.947617 20.967742 17.670151 23.317431
##
##
         max neval
##
   396.22776 10
##
    29.58380
                10
##
    34.56273
                10
##
    43.96792
              10
```

7 Zadanie 7

7.1 Zapytanie ${ m SQL}$

Wybierzmy 10 pytań które dostały najwięcej pozytywnych głosów, stworzonych przed 2016 rokiem, które nie dostały żadnej odpowiedzi po 2016 roku.

```
df_sql_7 <- function(Posts, Votes){</pre>
sqldf("
SELECT
Posts.Title,
VotesByAge2.OldVotes
FROM Posts
JOIN (
SELECT
PostId,
MAX(CASE WHEN VoteDate = 'new' THEN Total ELSE O END) NewVotes,
MAX(CASE WHEN VoteDate = 'old' THEN Total ELSE 0 END) OldVotes,
SUM(Total) AS Votes
FROM (
SELECT
PostId,
CASE STRFTIME('%Y', CreationDate)
WHEN '2017' THEN 'new'
WHEN '2016' THEN 'new'
ELSE 'old'
END VoteDate,
COUNT(*) AS Total
FROM Votes
WHERE VoteTypeId=2
GROUP BY PostId, VoteDate
) AS VotesByAge
GROUP BY VotesByAge.PostId
HAVING NewVotes=0
) AS VotesByAge2 ON VotesByAge2.PostId=Posts.ID
WHERE Posts.PostTypeId=1
ORDER BY VotesByAge2.OldVotes DESC
LIMIT 10
") -> df1
 return(df1)
```

7.2 Base R.

```
df_base_7 <- function(Posts, Votes) {

# wybieram pozytywne głosy
V <- as.data.frame(Votes[Votes$VoteTypeId ==2 ,"PostId"], stringsAsFactors = FALSE)
colnames(V)[1] <- "PostId"

# wybieram rok
V$VoteDate <- as.integer( substring(Votes[Votes$VoteTypeId ==2, "CreationDate"] , 1,4))

# lata 2016 i wyżesze nazywam new, resztę old (ifelse jest bardzo szybką funkcją)
V$VoteDate <- ifelse(V$VoteDate >= 2016, "new", "old")

# liczę wystąpienia w grupach
```

```
VotesByAge <- aggregate(V$PostId, by = V[, c("PostId", "VoteDate")], length)</pre>
colnames(VotesByAge)[3] <- "Total"</pre>
V <- VotesByAge
# jeżeli new, to daję odpowiadający mu total, jak nie to 0
V$NewVotes <- ifelse(V$VoteDate == "new", V$Total, 0)
# analogicznie
V$OldVotes <- ifelse(V$VoteDate == "old", V$Total, 0)
# tutaj będziemy musieli kilkakrotnie zliczać i łączyć
# liczę maksima dla danego postId
Vnew <- aggregate(V$NewVotes, by = list(V$PostId), max )</pre>
Vold <- aggregate(V$OldVotes, by = list(V$PostId), max )</pre>
# a następnie sume
Vtot <- aggregate(V$Total, by = list(V$PostId), sum)</pre>
# teraz łączę poprzednie wyniki w całość
Vall <- merge(Vnew, Vold, "Group.1")</pre>
Vall <- merge(Vall, Vtot, "Group.1")</pre>
# porządkuję
colnames(Vall) <- c("PostId","NewVotes", "OldVotes", "Votes")</pre>
# wybieram te, które nie mają nowych głosów
VotesByAge2 <- Vall[Vall$NewVotes == 0,]</pre>
# wybieram pytania
P <- Posts[Posts$PostTypeId ==1 ,]</pre>
# łączę
A <- merge(VotesByAge2 , P, by.x = "PostId", by.y = "Id")
# porządkuję
A <- A[, c("Title", "OldVotes")]
A <- A[order(-A$OldVotes),]
A$OldVotes <- as.integer(A$OldVotes)
rownames(A) <- NULL</pre>
final <- head(A, n=10)</pre>
return(final)
```

```
df_dplyr_7 <- function(Posts, Votes){

# korzystając z szybkiej fukcji year ekstraktuję rok z daty

VotesByAge <- Votes %>% mutate( CreationDate = year(CreationDate)) %>%

# następnie przypisuję new do lat 2016 i wyższych a old do reszty
```

```
mutate(VoteDate = if_else(CreationDate == 2016 |
                                        CreationDate == 2017, 'new', 'old')) %>%
              # wybieram pozytywne głosy
              filter( VoteTypeId == 2) %>%
              # grupuję i zliczam
              group_by(PostId, VoteDate) %>%
              count() %>% rename( Total = n )
VotesByAge2 <- VotesByAge %>% group_by(PostId) %>%
                # tworzę kolumny z wartoscią maksymalną głosów zarówno dla new jak i old.
                # np. dla new zwracam wektor Total, z którego biorę maksymalna wartość dla
                # odpowiedniego PostId. Jeśli mam do czynienia z old, zwracam zero, by nie zaburzac
                # wyników
               mutate(NewVotes = max(if_else(VoteDate == 'new', Total, as.integer(0)))) %>%
               mutate(OldVotes = max(if_else(VoteDate == 'old' , Total, as.integer(0)))) %>%
                filter(NewVotes == 0)
                # pomijam sql-owe Sum(total) jako Votes, ponieważ nic z nim później nie robimy.
# łączę z Posts by wybrać tytuł
A <- inner_join(VotesByAge2, Posts, by = c("PostId" = "Id")) %>% filter(PostTypeId == 1) %>%
               ungroup() %>% select(Title, OldVotes) %>%
                # porządkuję
                arrange(desc(OldVotes)) %>% as.data.frame() %>%
                slice(1:10)
return(A)
```

```
# wybieram te, które nie mają nowych głosów
Votes = sum(Total)), by = .(PostId)][NewVotes ==0,,]
# sortuję do złączenia
setkey(VotesByAge2, PostId)
setkey(Ptable, Id)

# inner join
V <- VotesByAge2[Ptable, nomatch =0]

# wybieram pytania
V <- V[PostTypeId ==1, .(Title, OldVotes)]

# sortuję i wybieram 10 pierwszych wyników
V <- setorder(V, -OldVotes)
V <- V[1:10]
return(V)
}</pre>
```

```
dplyr::all_equal(df_sql_7(Posts, Votes), df_base_7(Posts, Votes))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_7(Posts, Votes), df_dplyr_7(Posts, Votes))
## [1] TRUE
dplyr::all_equal(df_sql_7(Posts, Votes), df_table_7(Posts, Votes))
## [1] TRUE
microbenchmark::microbenchmark(
 times = 10,
  sqldf_7 = df_sql_7(Posts, Votes),
 base_7 = df_base_7(Posts, Votes),
  dplyr_7 = df_dplyr_7(Posts, Votes),
  data.table_7 = df_table_7(Posts, Votes))
## Unit: seconds
##
                                               median
           expr
                      min
                                 lq
                                         mean
                                                               uq
##
         sqldf_7 1.189787 1.196639 1.224618 1.201948 1.234400 1.321646
         base_7 3.129279 3.246158 3.356017 3.341634 3.475629 3.617847
##
##
         dplyr_7 18.015265 18.490462 18.673001 18.555040 19.085396 19.635313
##
   data.table_7 3.721704 3.918021 3.984381 3.998488 4.092979 4.121722
##
   neval
##
      10
##
       10
      10
##
##
       10
```