Pierwszy projekt zaliczeniowy

Statystyczna analiza danych 2020/2021

Joanna Kęczkowska

26.04.2021

Celem zadania jest statystyczna analiza danych znajdujących się w pliku people.tab. Dane: Są to dane symulowane; opisują wiek (zmienna age), wagę (weight), wzrost (height), płeć (gender), stan cywilny (married), liczbę dzieci (number_of_kids), posiadane zwierzę domowe (pet) oraz miesięczne wydatki (expenses) pewnych osób. We wszystkich zadaniach poniżej zmienna expenses jest zmienną objaśnianą (zależną), a pozostałe zmienne są zmiennymi objaśniającymi (niezależnymi).

1. Wczytaj dane, obejrzyj je i podsumuj w dwóch-trzech zdaniach. Pytania pomocnicze: ile jest obserwacji, ile zmiennych ilościowych, a ile jakościowych? Czy są zależności w zmiennych objaśniających (policz i zaprezentuj na wykresach korelacje pomiędzy zmiennymi ilościowymi, a także zbadaj zależność zmiennych jakościowych). Skomentuj wyniki. Czy występują jakieś braki danych?

```
df <- read.delim("peopletab.txt", header = TRUE, sep='\t')
sprintf("Dane zawierają %d obserwacji i %d cech", dim(df)[1], dim(df)[2])</pre>
```

[1] "Dane zawierają 500 obserwacji i 8 cech"

summary(df)

```
##
                         weight
                                           height
                                                           gender
         age
           :17.00
                            : 19.40
##
                                              :113.6
                                                        Length:500
    Min.
                     Min.
                                       Min.
    1st Qu.:33.00
##
                     1st Qu.: 57.60
                                       1st Qu.:155.6
                                                        Class : character
##
   Median :39.00
                     Median : 66.60
                                       Median :169.0
                                                        Mode :character
##
    Mean
           :39.48
                     Mean
                            : 66.39
                                       Mean
                                              :168.2
                                       3rd Qu.:180.1
##
    3rd Qu.:45.00
                     3rd Qu.: 75.30
##
    Max.
           :72.00
                     Max.
                            :107.20
                                       Max.
                                              :235.2
                                                             expenses
##
     married
                     number_of_kids
                                          pet
   Mode :logical
                            :0.000
                                      Length:500
                                                                  :-685.68
##
                     Min.
                                                          Min.
##
    FALSE:327
                     1st Qu.:0.750
                                      Class : character
                                                          1st Qu.: 74.51
##
    TRUE :173
                     Median :1.000
                                      Mode :character
                                                          Median: 402.22
##
                     Mean
                            :1.558
                                                          Mean
                                                                  : 478.60
##
                     3rd Qu.:2.000
                                                          3rd Qu.: 802.72
##
                     Max.
                            :6.000
                                                          Max.
                                                                  :3503.90
```

Dane zawierają 500 obserwacji.

Zmienne ilościowe: 'age', 'weight', 'height', 'expenses'.

Zmienne jakościowe: 'gender', 'married', 'pet', 'number_of_kids'. Niepokojące są ujemne wartości w cesze 'expanses', jak również factor 'other' w cesze 'gender'. Wartość 'none' w cesze 'pet' interpretuję jako nieposiadanie zwierzęcia. W zmiennej 'gender' potraktuję factor 'other' jako brak informacji.

```
df$gender <- factor(df$gender)
df$pet <- factor(df$pet)
df$married <- factor(df$married)
df$number_of_kids <- factor(df$number_of_kids)
summary(df)</pre>
```

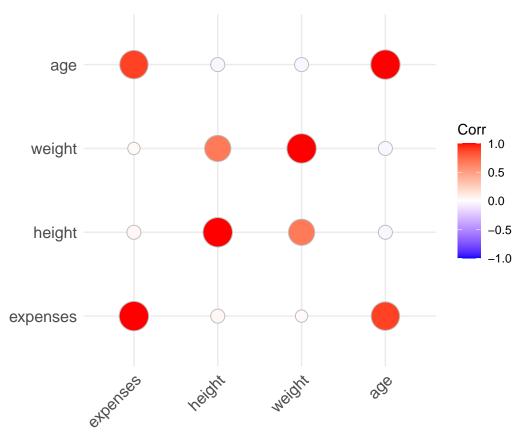
```
##
                       weight
                                       height
                                                     gender
                                                               married
        age
##
   Min.
          :17.00
                   Min.
                        : 19.40
                                   Min.
                                          :113.6
                                                   man :223
                                                              FALSE:327
   1st Qu.:33.00
                 1st Qu.: 57.60
                                   1st Qu.:155.6
                                                              TRUE :173
                                                   other: 38
                 Median : 66.60
  Median :39.00
                                   Median :169.0
                                                   woman:239
##
   Mean :39.48
                  Mean : 66.39
                                          :168.2
##
                                   Mean
   3rd Qu.:45.00
                                   3rd Qu.:180.1
##
                   3rd Qu.: 75.30
##
  Max.
          :72.00
                  Max.
                         :107.20
                                   Max.
                                          :235.2
##
##
  number_of_kids
                       pet
                                   expenses
  0:125
                                      :-685.68
##
                  cat
                          :105
                                Min.
##
  1:161
                  dog
                          :100
                                1st Qu.: 74.51
##
   2: 99
                  ferret : 54
                                Median: 402.22
## 3: 63
                  hedgehog: 54
                                Mean
                                      : 478.60
  4: 35
##
                  none
                         :187
                                3rd Qu.: 802.72
  5: 11
                                       :3503.90
##
                                Max.
##
   6: 6
```

Współczynnik korelacji r jest liczbą pomiędzy -1 i 1, która określa, w jakim stopniu dwie zmienne są współzależne. Wartość r=0 oznacza, że nie ma żadnego powiązania, a wartość 1 lub -1 oznacza idealne powiązanie. Znak współczynnika korelacji wskazuje, czy zmienne są skorelowane dodatnio (większe wartości w jednej zmiennej pokrywają się z większymi wartościami w drugiej), czy też ujemnie (większe wartości w jednej zmiennej pokrywają się z mniejszymi wartościami w drugiej).

library(ggcorrplot)

```
## Loading required package: ggplot2
```

```
numerical <- df[c("expenses", "height", "weight", "age")]
categorial <- df[c("married", "gender", "pet", "number_of_kids")]
corr <- round(cor(numerical), 2)
ggcorrplot(corr, method = "circle")</pre>
```



Zgodnie z intuicją wiek jest dodatnio skorelowany z zarobkami i wzrost jest dodatnio skorelowany z wagą.

W przypadku zmiennych jakościowych nie możemy zbadać korelacji tak jak dla zmiennych ilościowych - przypisane do nich wartości liczbowe są jedynie symboliczne. Dla tego typu zmiennych posłużymy się testem zgodności χ^2

dla danej komórki wartość oczekiwana: $e=\frac{row.sum*col.sum}{grand.total}$ Chi-square statistic: $\chi^2=\sum\frac{(o-e)^2}{e}$, gdzie o - obserwacja, e - wartość oczekiwana

Hipoteza zerowa H_0 : Zmienne są **niezależne**.

Hipoteza alternatywna H_1 : Zmienne są **zależne**.

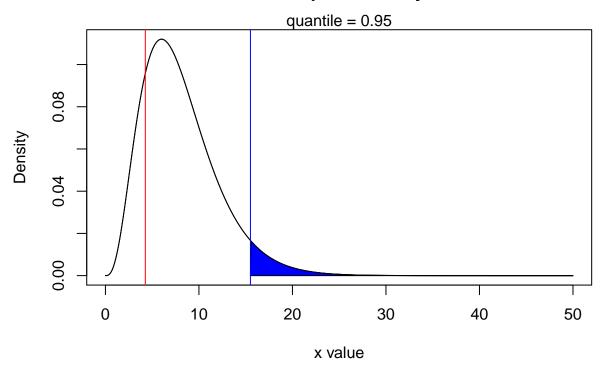
```
#funkcja do testowania korelacji zmiennych jakościowych
#przyjmuje dwie kolumny zmiennych kategorycznych, które zamienia na tablicę wielodzielczą

testchi <- function(feature1, feature2, sq = 50) {
   alpha <- 0.05 #5% level of significance
   TAB <- table(feature1, feature2)
   total <- sum(TAB)

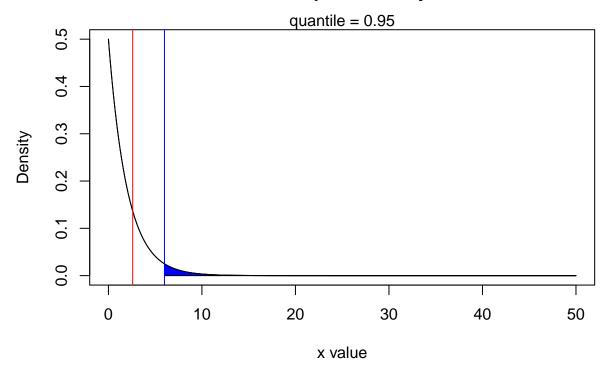
   n <- nlevels(feature1)
   m <- nlevels(feature2)

sumRows <- margin.table(TAB, 1) #rows
   sumCols <- margin.table(TAB, 2) #columns</pre>
```

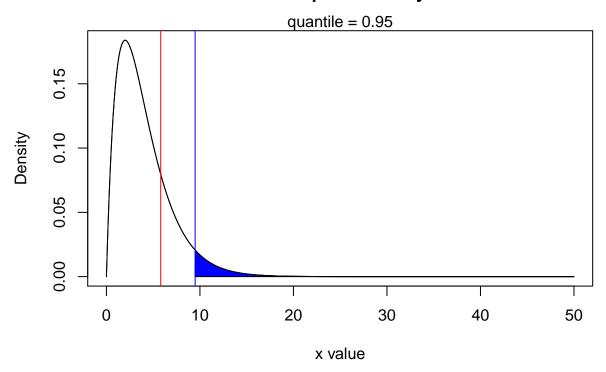
```
sumRows <- as.vector(sumRows)</pre>
  sumCols <- as.vector(sumCols)</pre>
  exp <- matrix(rep(0, n*m), nrow=n, ncol=m)</pre>
  exp[] <- 0L
  for(i in 1:n) {
    exp[i, ] <- sumRows[i]*sumCols/total</pre>
  Tab <- data.frame(TAB)</pre>
  obs <- matrix(Tab[["Freq"]], nrow = n, ncol = m)</pre>
  chi_sq <- sum((obs-exp)^2/exp) #test statistic</pre>
  df <- (nrow(obs)-1)*(ncol(obs)-1) #deg of freedom
  pval <- pchisq(chi_sq, df, lower.tail=FALSE) #right-tailed</pre>
  quantile <- qchisq(alpha, df, lower.tail = FALSE) #quantile of chi-square distribution
  x \leftarrow seq(0, sq, by = 0.1)
  chi_dense <- dchisq(x, df)</pre>
  plot(x, chi_dense,type='l', xlab="x value",
  ylab="Density", main="Chi-square density")
  i \leftarrow x >= quantile
  lines(x, chi_dense)
  polygon(c(quantile,x[i],sq), c(0,chi_dense[i],0), col="blue")
  area <- pchisq(quantile, df, lower.tail = TRUE)</pre>
  result <- paste("quantile =", signif(area, digits=3))</pre>
  mtext(result,3)
  abline(v=chi_sq, col="red")
  abline(v=quantile, col="blue")
  c <- list(chi_sq, pval, quantile)</pre>
  return (c)
}
gp <- testchi(df$gender, df$pet)</pre>
```



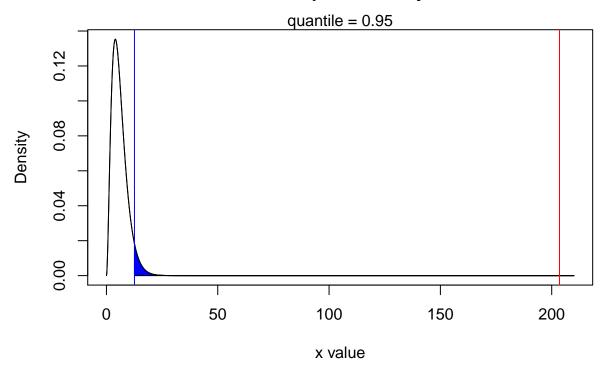
```
sprintf("GENDER/PET, test statistic = %f , p-value = %f, confidece interval = [-infinity, %f]", gp[[1]]
## [1] "GENDER/PET, test statistic = 4.264540 , p-value = 0.832502, confidece interval = [-infinity, 15
gm <- testchi(df$gender, df$married)</pre>
```



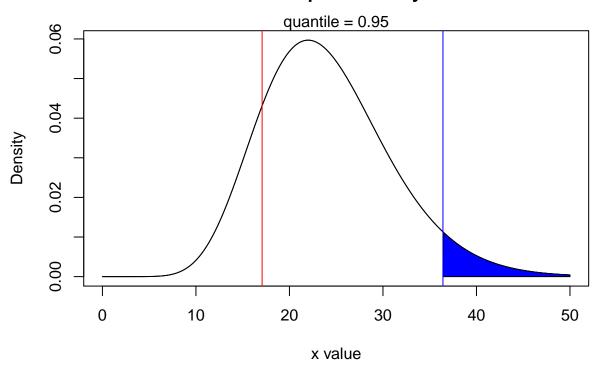
sprintf("GENDER/MARRIED, test statistic = %f , p-value = %f, confidece interval = [-infinity, %f]", gm[
[1] "GENDER/MARRIED, test statistic = 2.597089 , p-value = 0.272929, confidece interval = [-infinity
pm <- testchi(df\$pet, df\$married)</pre>



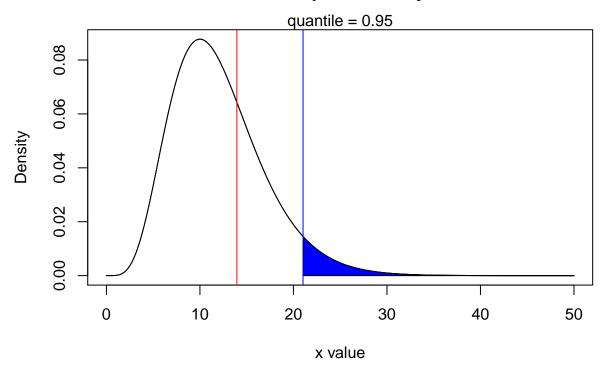
```
sprintf("PET/MARRIED, test statistic = %f , p-value = %f, confidece interval = [-infinity, %f]", pm[[1]
## [1] "PET/MARRIED, test statistic = 5.806971 , p-value = 0.214035, confidece interval = [-infinity, 9]
nm <- testchi(df$number_of_kids, df$married, sq=210)</pre>
```



sprintf("KIDS/MARRIED, test statistic = %f , p-value = %f, confidece interval = [-infinity, %f]", nm[[1]
[1] "KIDS/MARRIED, test statistic = 203.501380 , p-value = 0.000000, confidece interval = [-infinity
np <- testchi(df\$number_of_kids, df\$pet)</pre>



```
sprintf("KIDS/PET, test statistic = %f , p-value = %f, confidece interval = [-infinity, %f]", np[[1]], :
## [1] "KIDS/PET, test statistic = 17.076893 , p-value = 0.845364, confidece interval = [-infinity, 36.4]
gn <- testchi(df$gender, df$number_of_kids)</pre>
```



```
sprintf("PET/MARRIED, test statistic = %f , p-value = %f, confidece interval = [-infinity, %f]", gn[[1]
## [1] "PET/MARRIED, test statistic = 13.950817 , p-value = 0.303860, confidece interval = [-infinity, %f]
```

Jedyne dwie skorelowane zmienne jakościowe to 'number_of_kids' i 'married' - statystyka testowa wpada do obszaru krytycznego. W przypadku pozostałych par zmiennych nie mamy podstawy do odrzucenia hipotezy zerowej. Żadne dwie inne zmienne nie wydają się być skorelowane.

Jeszcze tylko szybkie sprawdzenie:

Pearson's Chi-squared test

```
#sprawdźmy
chisq.test(table(df$gender, df$pet))

##
## Pearson's Chi-squared test
##
## data: table(df$gender, df$pet)
## X-squared = 4.2645, df = 8, p-value = 0.8325

chisq.test(table(df$gender, df$married))

##
```

```
##
## data: table(df$gender, df$married)
## X-squared = 2.5971, df = 2, p-value = 0.2729
chisq.test(table(df$pet, df$married))
##
##
   Pearson's Chi-squared test
##
## data: table(df$pet, df$married)
## X-squared = 5.807, df = 4, p-value = 0.214
chisq.test(table(df$number of kids, df$married))
##
##
   Pearson's Chi-squared test
##
## data: table(df$number_of_kids, df$married)
## X-squared = 203.5, df = 6, p-value < 2.2e-16
chisq.test(table(df$number_of_kids, df$pet))
##
##
   Pearson's Chi-squared test
##
## data: table(df$number_of_kids, df$pet)
## X-squared = 17.077, df = 24, p-value = 0.8454
chisq.test(table(df$gender, df$number_of_kids))
##
##
    Pearson's Chi-squared test
##
## data: table(df$gender, df$number_of_kids)
## X-squared = 13.951, df = 12, p-value = 0.3039
2. Podsumuj dane przynajmniej trzema różnymi wykresami. Należy przygotować: a) wykres typu
scatter-plot (taki jak na wykładzie 6, slajd 3) dla wszystkich zmiennych objaśniających ilościowych i zmiennej
objaśnianej. b) Wykresy typu pudełkowy (boxplot) dla jednej wybranej zmiennej ilościowej. c) Wykres typu
słupkowy (barplot) dla jednej wybranej zmiennej jakościowej. Dodatkowe wykresy wg własnej inwencji (np.
histogram, punktowy, liniowy, mapa ciepła...).
library(GGally)
## Warning: package 'GGally' was built under R version 4.0.5
## Registered S3 method overwritten by 'GGally':
     method from
##
##
     +.gg
            ggplot2
```

Correlogram of numerical features

