Ćwiczenia:

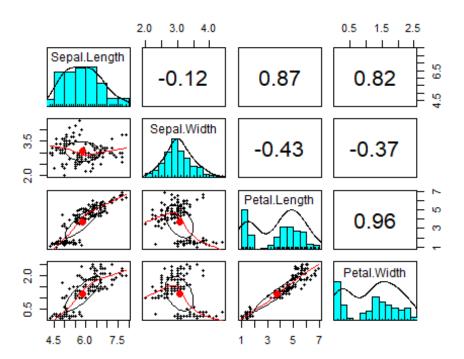
Modele regresyjne. Modele klasyfikacyjne

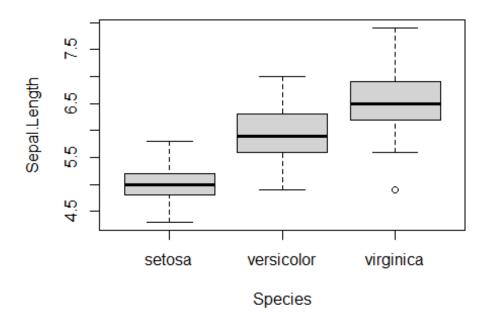
Ocena jakości modeli.

Przykład 1.

Klasyfikacja z kNN – dane iris

```
table(iris$Species)
##
                          virginica
##
       setosa versicolor
##
                      50
                                 50
cor(iris[-5])
##
                Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
## Sepal.Length
                   1.0000000 -0.1175698
                                            0.8717538
                                                        0.8179411
## Sepal.Width
                  -0.1175698
                                           -0.4284401 -0.3661259
                               1.0000000
## Petal.Length
                   0.8717538 -0.4284401
                                            1.0000000
                                                        0.9628654
## Petal.Width
                   0.8179411 -0.3661259
                                                        1.0000000
                                            0.9628654
library(psych)
pairs.panels(iris[-5])
```





```
#własna funkcja do wykonania standaryzacji lub inaczej normalizacji z-score
stand \leftarrow-function(x) { (x -mean(x))/(sd(x)) }
iris_std<- as.data.frame(lapply(iris[,c(1,2,3,4)],stand ))</pre>
iris_std_sp<-data.frame(iris_std, iris$Species)</pre>
#podzbiory
set.seed(123)
sets <- sample(1:nrow(iris), 0.75 * nrow(iris))</pre>
train_ir<-iris_std_sp[sets,]</pre>
test_ir<-iris_std_sp[-sets,]</pre>
#klasy poszczególnych obserwacji w podzbiorach
train_ir_class<-iris[sets,5]</pre>
test_ir_class<-iris[-sets,5]
#pakiet do modeli klasyfikacyjnych kNN
library(class)
#model 1a
model_ir3 <- knn(train = train_ir[, 1:4], test = test_ir[,1:4], cl = train_</pre>
ir class, k=3)
t_ir3<-table(Species=test_ir_class, Prediction=model_ir3)</pre>
acc_ir3<-mean(test_ir_class == model_ir3)</pre>
Powtórz dla różnych wartości k. Czasem przyjmuje się optymalną liczbę k jak
o pierwiastek z liczby obserwacji w zbiorze uczącym (wartość nieparzysta).
Testujemy i szukamy takiego rozwigzania dla którego wybrana metryka (precyz
```

ja, błąd osiąga optymalną wartość). Można też zastosować V-krotny sprawdzia n krzyżowy z pakietu caret. Dodatkowo oblicz czułość i specyficzność. kNN model regresyjny dla danych Boston z pakiety MASS set.seed(123) library(MASS) library(caret) #funkcja standaryzująca, zamiast niej może być np. scale() stand <-function(x) { (x - mean(x))/(sd(x)) } data("Boston") sets <- sample(1:nrow(Boston), 0.75 * nrow(Boston))</pre> train<-Boston[sets,]</pre> train_std<- as.data.frame(lapply(train[,c(1:13)],stand))</pre> train_y<-train[,14]</pre> test<-Boston[-sets,] test_std<- as.data.frame(lapply(test[,c(1:13)],stand))</pre> test_y<-test[,14] knnm1<- knnreg(train_std, train_y, k=5)</pre> str(knnm1) pred_y = predict(knnm1, data.frame(test_std)) $mse = mean((test_y - pred_y)^2)$ rmse = caret::RMSE(test_y, pred_y) R2=(cor(test_y, pred_y))^2 Sprawdź jak wygląda model względem wartości rzeczywistych oraz reszty.

Zadanie 2.

Wykonaj modele regresji prostej liniowej, wielorakiej, nieliniowej oraz kNN, wraz z prognozami na 5% obserwacji ze zbioru testowego do predykcji dla danych **real_estate**. Oceń jakość powstałych modeli i porównaj ze sobą.

Zadanie 3.

Dla danych dotyczących **Pimalndian** wykonaj model kNN. Wypróbuj różne wartości k. Wykonaj macierz pomyłek. Oblicz precyzję, czułość i specyficzność. Do zbioru testowego przekaż 30% obserwacji. Dane wymagają preprocessingu, wykonaj analizę danych.