# Regresja Liniowa

Mikołaj Malec

April 20, 2020

# Czym jest algorytm Regresji Liniowej?

Jest to algorytm który zakłada liniową zależność między zmiennymi. Dzięki danym ze zbioru testowego uzyskamy liniowy model gotowy do przewidywania kolejnych próbek.

# Wczytanie danych i bibliotek

```
x_test <- read.csv( "x_test.csv")[-1]
x_train <- read.csv( "x_train.csv")[-1]
y_test <- read.csv( "y_test.csv")[-1]
y_train <- read.csv( "y_train.csv")[-1]</pre>
```

# O naszych daynch

Dane te były wczśniej przez nasz zespół odpowiednio przygotowane dzięki czemu możemy od razu przejść do trenowania naszego modelu.

#### Metryka dokładności

Do pomocy w określeniu jakośći naszego modelu napiszemy funkcje która wyliczy % poprawnych klasyfikacji.

```
accuracy <- function( table_in){
  sum( diag( table_in)) / sum( table_in)
}</pre>
```

# Tworzenie Modelu

Do stworzenia modelu użyjemy funkcji  $\operatorname{lm}()$  z bazowego pakietu stats. Sama fukcja nie przyjmuje odobno danych i celu treningowego tylko wszystkie dane w jednym pliku. To na wszystkich kolumnach jest tworzony nasz model.

```
train <- cbind( x_train, y_train) # Łączenie naszych ramek danych
train_lm <- lm( x~., train)
pred_train <- predict( train_lm, x_test)</pre>
```

# Punkt odcieńcia

Nasz model nie zwraca jednak wartości binarnych. Zamiast tego podaje on prawdopodobieństwa jakie występują dla każdego rekordu. Wykorzystując naszą wcześniej zdefiniowaną metryke, znajdziemy jaki jest najlepszy punkt odcieńcia tak aby nasz model działał jak najlepiej. Naturalnym punktem wydaje się być podział po 50% jednakże z powodu danych wejściowych możliwa jest przechylność modelu w jedną ze stron. Sprawdzmy to teraz.

```
acc <- rep(0, 21)
maxi=0
for( i in 0:20){
  predicted_lab <- ifelse( pred_train > i*0.05, 1, 0)
  acc[i] <- accuracy( table( y_test[,1], predicted_lab))
  if(maxi<accuracy( table( y_test[,1], predicted_lab))){
    maxi = accuracy( table( y_test[,1], predicted_lab))
  }
}
best_split <- which.max( acc) *0.05</pre>
```

Nasz model uzyskuje najlepszą celność przy podziale na 50% dla 1 (Dobry kient) oraz 50% dla 0 (Zły kient)

# Podsumowanie

Nasz model regresji liniowej osiąga dla podziału 50%/50% osiągając przy tym 73.5% celności.