Metody przetwarzania i analizy danych w R $_{\mathit{Lukasz~Wawrowski}}$ 

# Contents

W	/prowadzenie	5
1	Wprowadzenie 1.1 Narzędzie	
2	Testowanie hipotez  2.1 Hipoteza statystyczna	9
3	Regresja3.1 Regresja prosta	
4	Grupowanie 4.1 Metoda k-średnich	
5	Klasyfikacja 5.1 Drzewa klasyfikacyjne	
6	Materiały z zajęć 6.1 28.10.2018	$\begin{array}{c} 17 \\ 17 \end{array}$

4 CONTENTS

# Wprowadzenie

## Literatura podstawowa:

- Przemysław Biecek  $Przewodnik\ po\ pakiecie\ R$
- Marek Gągolewski Programowanie w języku R. Analiza danych, obliczenia, symulacje.
- Garret Grolemund, Hadley Wickham R for Data Science (polska wersja)

### Literatura dodatkowa:

- inne pozycje po polsku
- inne pozycje po angielsku

### Internet:

- R-bloggers
- rweekly

6 CONTENTS

# Wprowadzenie

# 1.1 Narzędzie

- darmowe
- wszechstronne
- wsparcie społeczności
- wersja desktopowa i serwerowa

czyli  ${f R}$  - środowisko do obliczeń statystycznych i wizualizacji wyników

- strona projektu: r-project.org
- świetne IDE: RStudio
- wersja przeglądarkowa: rstudio.cloud

R + Python

## 1.2 Cele analiz

### Podstawowe:

- wnioskowanie statystyczne porównywanie grup
- regresja poszukiwanie związków
- klasyfikacja przyporządkowanie do grup
- grupowanie poszukiwanie grup
- prognozowanie patrzenie w przyszłość

#### Inne:

- analiza języka naturalnego
- rozpoznawanie obrazów
- analiza koszykowa
- ..

## 1.2.1 Eksporacja danych

### Pakiet tidyverse

library(tidyverse)

- analiza częstości dla zmiennych jakościowychanaliza struktury dla zmiennych ilościowych

Case study: Wybory 2018

# Testowanie hipotez

# 2.1 Hipoteza statystyczna

Przypuszczenie dotyczące własności analizowanej cechy, np. średnia w populacji jest równa 10, rozkład cechy jest normalny.

Formuluje się zawsze dwie hipotezy: hipotezę zerową  $(H_0)$  i hipotezę alternatywną  $(H_1)$ . Hipoteza zerowa jest hipotezą mówiącą o równości:

 $H_0: \bar{x} = 10$ 

Z kolei hipoteza alternatywna zakłada coś przeciwnego:

 $H_1: \bar{x} \neq 10$ 

Zamiast znaku nierówności  $(\neq)$  może się także pojawić znak mniejszości (<) lub większości (>).

# 2.2 Poziom istotności i wartość p

Hipotezy statystyczne weryfikuje się przy określonym poziomie istotności  $\alpha$ , który wskazuje maksymalny poziom akceptowalnego błędu (najczęściej  $\alpha = 0,05$ ).

Większość programów statystycznych podaje w wynikach testu wartość p. Jest to prawdopodobieństwo uzyskania obserwowanych wyników przy założeniu prawdziwości hipotezy zerowej.

Generalnie jeśli  $p < \alpha$  - odrzucamy hipotezę zerową.

Krytyka wartości p

# 2.3 Testy parametryczne i nieparametryczne

Testy statystyczne dzielą się na dwie grupy:

- parametryczne, które wymagają spełnienia założeń, ale są dokładniejsze,
- nieparametryczne, które nie wymagają tylu założeń, ale są mniej dokładne.

# Regresja

# 3.1 Regresja prosta

Na podstawie danych dotyczących informacji o doświadczeniu i wynagrodzeniu pracowników zbuduj model określający 'widełki' dla potencjalnych pracowników o doświadczeniu równym 8, 10 i 11 lat.

regresja\_prosta.Rmd

cały projekt

#### 3.1.1 Zadanie

Dla danych dotyczących sklepu nr 77 opracuj model zależności sprzedaży od liczby klientów. Ile wynosi teoretyczna sprzedaż w dniach, w których liczba klientów będzie wynosiła 560, 740, 811 oraz 999 osób?

# 3.2 Regresja wieloraka

Na podstawie danych dotyczących zatrudnienia opracuj model, w którym zmienną zależną jest bieżące wynagrodzenie. Jaka cecha ma największy wpływ na tę wartość?

Opis zbioru:

- id kod pracownika
- plec płeć pracownika (0 mężczyzna, 1 kobieta)
- data urodz data urodzenia
- edukacja wykształcenie (w latach nauki)
- kat pracownika grupa pracownicza (1 ochroniarz, 2 urzędnik, 3 menedżer)
- bwynagrodzenie bieżące wynagrodzenie
- pwynagrodzenie początkowe wynagrodzenie
- staz staż pracy (w miesiącach)
- doswiadczenie poprzednie zatrudnienie (w miesiącach)
- zwiazki przynależność do związków zawodowych (0 nie, 1 tak)
- wiek wiek (w latach)

regresja\_wieloraka.Rmd

cały projekt

# 3.2.1 Zadanie

Na podstawie zbioru dotyczącego 50 startupów określ jakie czynniki w największym stopniu wpływają na przychód startupów.

# Grupowanie

Metody grupowania są wykorzystywane np. do segmentacji klientów, w przypadku, gdy nie jest znany końcowy podział.

## 4.1 Metoda k-średnich

### Algorytm:

- 1. Wskaź liczbę grup k.
- 2. Wybierz dowolne k punktów jako centra grup.
- 3. Przypisz każdą z obserwacji do najbliższego centroidu.
- 4. Oblicz nowe centrum grupy.
- 5. Przypisz każdą z obserwacji do nowych centroidów. Jeśli któraś obserwacja zmieniła grupę przejdź do kroku nr 4, a w przeciwnym przypadku zakończ algorytm.

### Zalety:

- dobrze działa zarówno na małych, jak i dużych zbiorach
- efektywny

#### Wady:

- trzeba wskazać liczbę grup
- · losowy wybór punktów początkowych

## 4.2 Metoda hierarchiczna

#### Algorytm:

- 1. Każda obserwacji stanowi jedną z N pojedyńczych grup.
- 2. Na podstawie macierzy odległości połącz dwie najbliżej leżące obserwacje w jedną grupę (N-1 grup).
- 3. Połącz dwa najbliżej siebie leżące grupy w jedną (N-2 grup).
- 4. Powtórz krok nr 3, aż do uzyskania jednej grupy.

#### Zalety:

- prosty sposób ustalenia liczby grup
- praktyczny sposób wizualizacji

### Wady:

• nieodpowiedni dla dużych zbiorów

### 4.2.1 Zadanie

Na podstawie zbioru zawierającego informacje o klientach sklepu dokonaj grupowania klientów.

Opis zbioru:

- klientID identyfikator klienta
- plec płeć
- wiek wiek
- roczny\_dochod roczny dochód wyrażony w tys. dolarów
- wskaznik\_wydatkow klasyfikacja sklepu od 1 do 100

grupowanie.Rmd

cały projekt

### 4.2.2 Zadanie 2

Dokonaj grupowania danych dotyczących 32 samochodów według następujących zmiennych: pojemność, przebieg, lata oraz cena.

### 4.2.3 Zadanie 3

Rozpoznawanie czynności na podstawie danych z przyspieszeniomierza w telefonie: User Identification From Walking Activity Data Set

# Klasyfikacja

A visual introduction to machine learning - niestety powstała tylko jedna część.

# 5.1 Drzewa klasyfikacyjne

### Zalety:

- łatwa interpretacja
- nie trzeba normalizować cech
- rozwiązuje problemy liniowe i nieliniowe

### Wady:

- mała efektywność przy małych zbiorach danych
- łatwo można przeuczyć

## 5.2 KNN

#### Algorytm:

- 1. Określ liczbę sąsiadów K
- 2. Wyznacz K sąsiadów dla nowego punktu na podstawie wybranej odległości
- 3. Oblicz liczbę sąsiadów, w każdej z grup
- 4. Przypisz nową obserwację do grupy, w której ma więcej najbliższych sąsiadów

## Zalety:

- łatwa interpretacja
- szybki i efektywny

### Wady:

• trzeba określić liczbę sąsiadów

#### 5.2.1 Zadanie

Zbuduj model klasyfikacyjny dla zbioru danych dotyczących cech internautów oraz informacji czy zamówili reklamowany produkt czy nie.

Przeprowadź imputację braków danych dla zbioru pracowników.

# Materiały z zajęć

## $6.1 \quad 28.10.2018$

Wprowadzenie do R

Analiza sejmików

## 6.2 18.11.2018

Analiza struktury

Rossmann

Analiza struktury w R

## 6.3 16.12.2018

Prezentacja

Pracownicy

Korelacja w R

Regresja w R

# 6.4 26.01.2019

Pensja i doświaczenie

Pracownicy

Opis zbioru:

- id kod pracownika
- plec płeć pracownika (0 mężczyzna, 1 kobieta)
- data\_urodz data urodzenia
- edukacja wykształcenie (w latach nauki)
- kat\_pracownika grupa pracownicza (1 ochroniarz, 2 urzędnik, 3 menedżer)

- bwynagrodzenie bieżące wynagrodzenie
- pwynagrodzenie początkowe wynagrodzenie
- staz staż pracy (w miesiącach)
- doswiadczenie poprzednie zatrudnienie (w miesiącach)
- zwiazki przynależność do związków zawodowych (0 nie, 1 tak)
- wiek wiek (w latach)