# **US HEALTH INSURANCE APPLICATION**

#### Cel aplikacji :

• Wyznaczenie kwoty potrąceń na podstawie najlepiej dopasowanego modelu uczenia maszynowego na podstawie bazy danych firmy ubezpieczeniowej.

Autorzy:

Joanna Garwacka

Monika Pokojska

Łukasz Wysocki

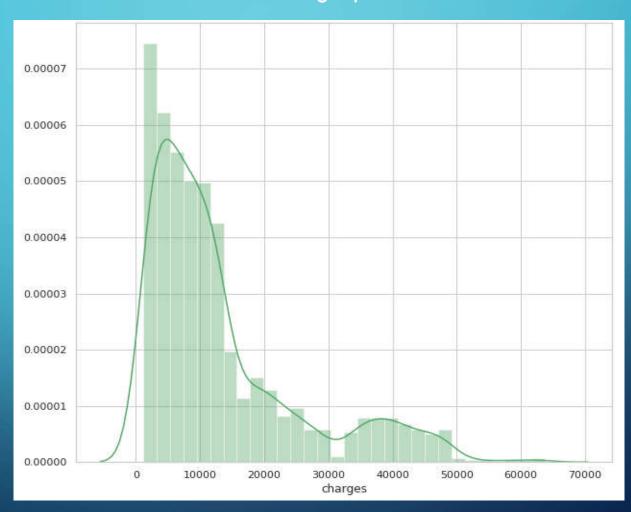
Grzegorz Piaskowski

# DANE WEJŚCIOWE:

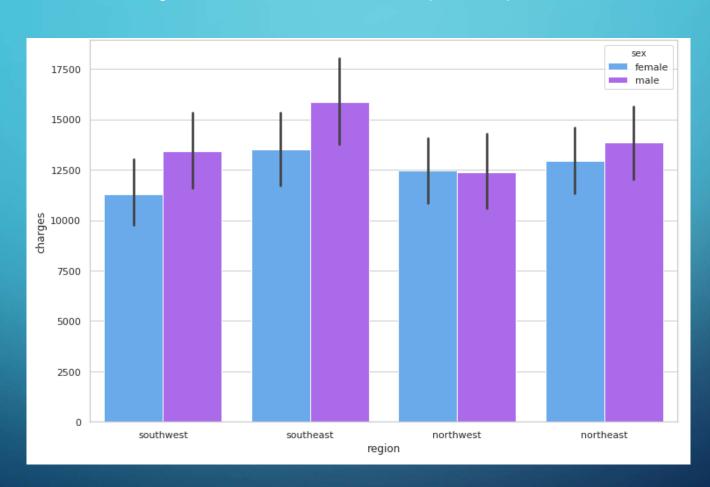
ANALIZA DANYCH

#### TABELA WYJŚCIOWA

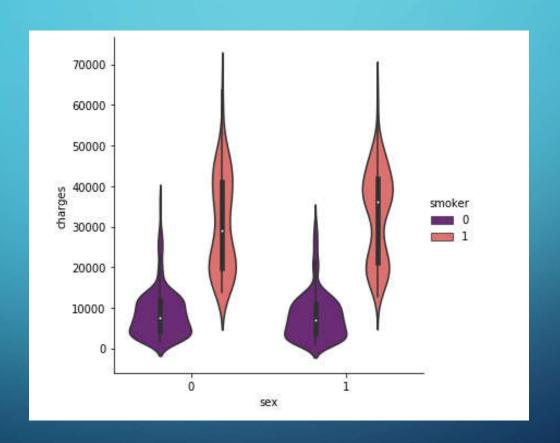
	age	sex	bmi	children	smoker	region	charges
0	19	female	27.900	0	yes	southwest	16884.92400
1	18	male	33.770	1	no	southeast	1725.55230
2	28	male	33.000	3	no	southeast	4449.46200
3	33	male	22.705	0	no	northwest	21984.47061
4	32	male	28.880	0	no	northwest	3866.85520
5	31	female	25.740	0	no	southeast	3756.62160



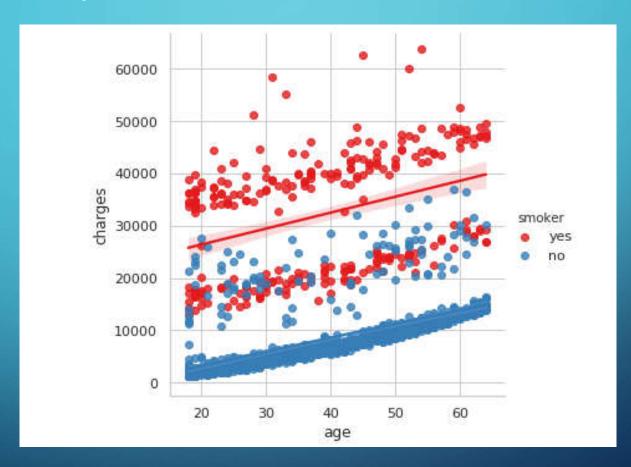
#### Potrącenia w zależności o regionu i płci



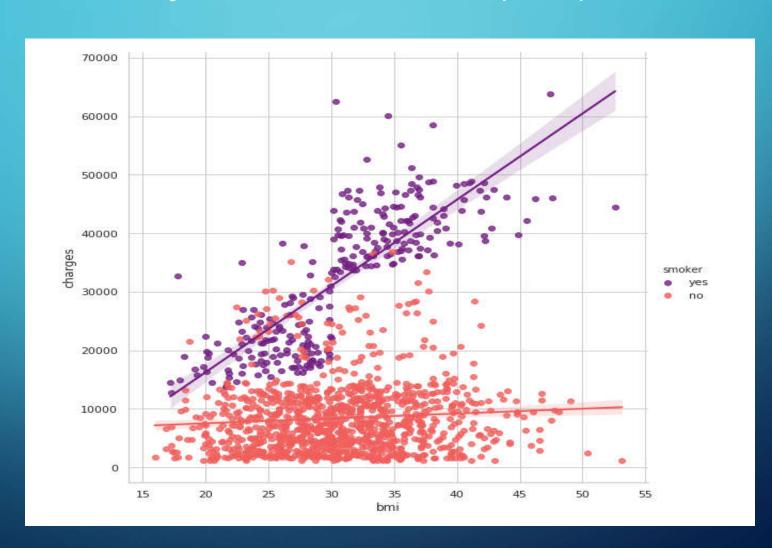
### Diagram wielkości potrąceń ze względu na płeć i palaczy



#### Potrącenia w zależności od wieku w podziale na palaczy



#### Potrącenia w zależności od BMI & palaczy

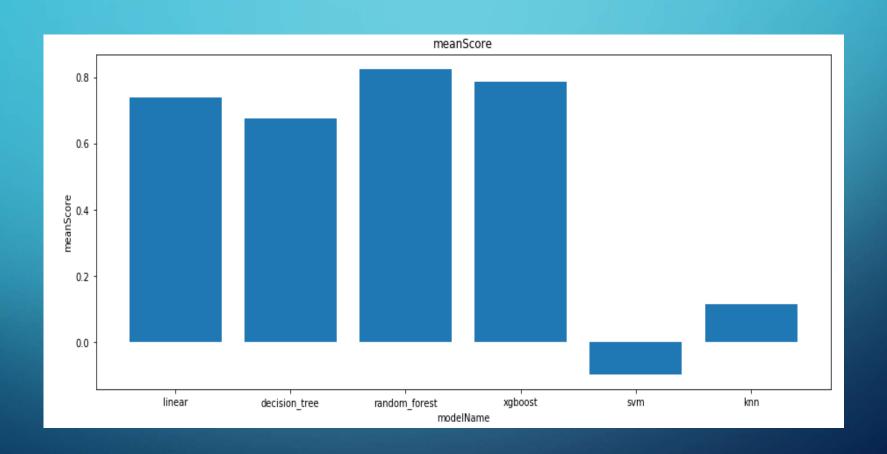


#### Wybór najlepszego modelu:

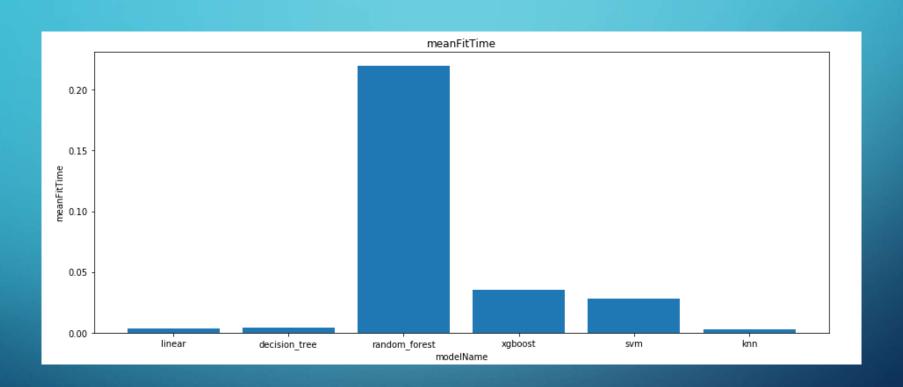
Dane przetestowano na modelach:

- Linear regresion
- SVM
- Xgboost
- RandomForsetRegressor
- DecisionTree
- KNN
- K- MEANS (metoda nie dala czytelnych rezultatów z uwagi z spory rozrzut danych)

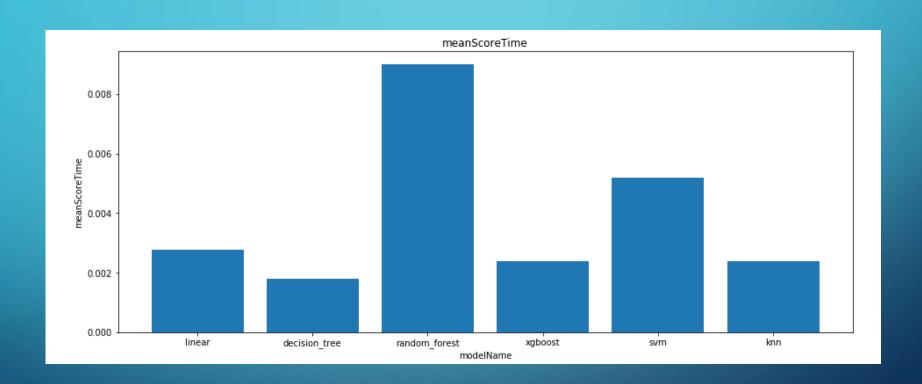
# Wybór najlepszego modelu :



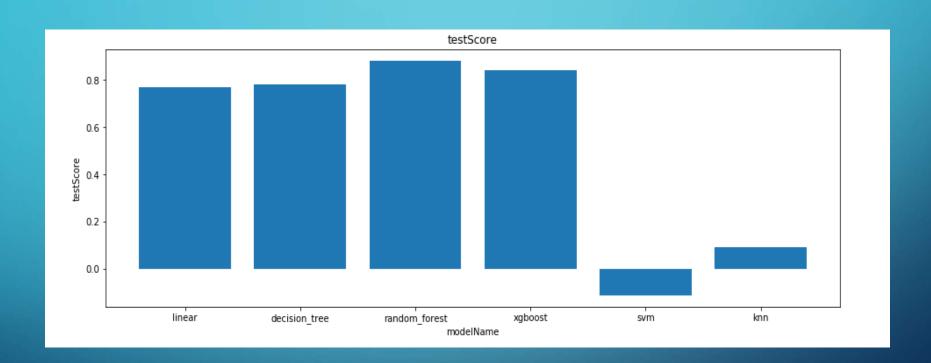
# Wybór najlepszego modelu:



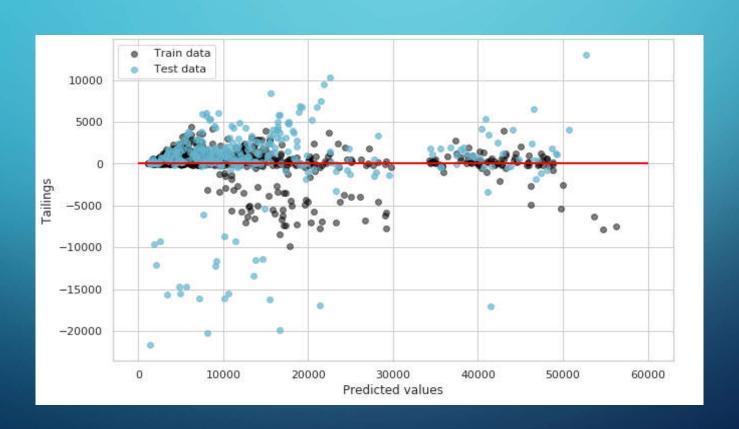
# Wybór najlepszego modelu :



# Wybór najlepszego modelu:



# Wybór najlepszego modelu : Wykres dopasowania danych testowych i treningowych na podstawie metody RandomForestRegresor



# **WNIOSKI**

- Dlaczego wprowadzić model:
- Model na obecnych obserwacjach prognozuje średni koszt danej transakcji z błędem 0.66% - Czyli z błędem bliskim zero
- Możemy więc używając prezentowanego modelu wygodny sposób zarządzać przychodem zyskiem, który chcemy uzyskać z naszych produktów ubezpieczeniowych.