### Praktyczny wstęp do Machine Learning

Mateusz Rogowski



## #DataScience

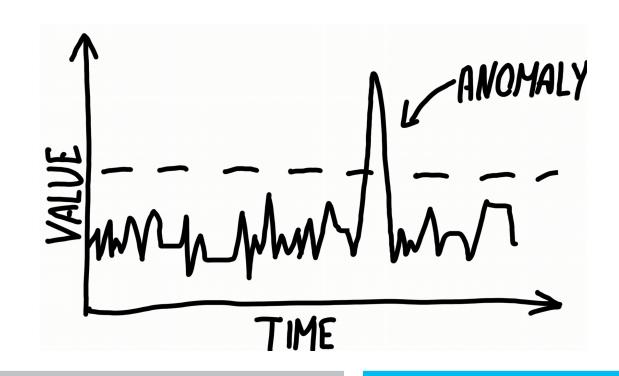
# #MachineLearning

#DeepLearning

### Machine Learning - zastosowania

### Wykrywanie anomalii

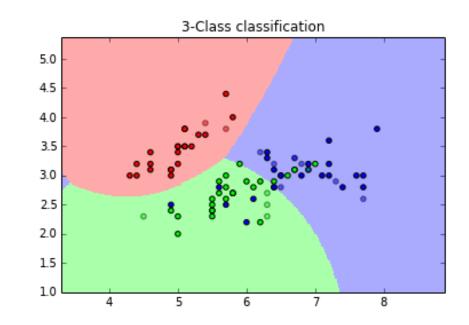
- Oszustwa
- Włamania
- Katastrofy naturalne
- Defekty przemysłowe
- Monitoring zdrowia



### Machine Learning - zastosowania

### Klasyfikacja

- Automatyczne kategorie postów
- Wykrywanie typu choroby
- Kategoryzacja obrazów
- Wykrywanie twarzy



### Machine Learning - zastosowania

### Predykcja

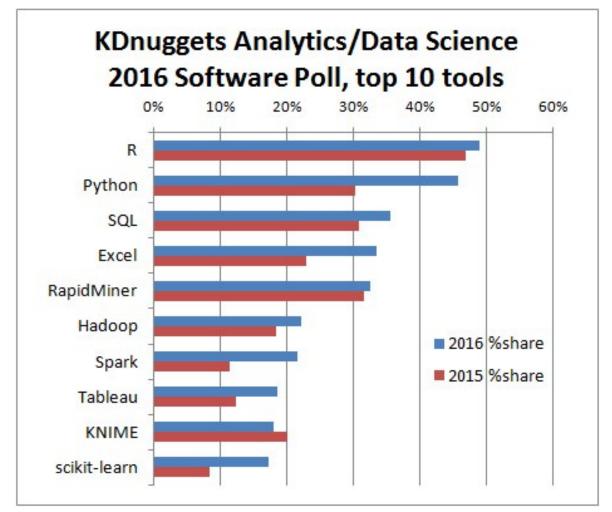
- Wartości akcji
- Nakład produkcji
- Obciążenie serwerów
- Termin wyjścia ze szpitala



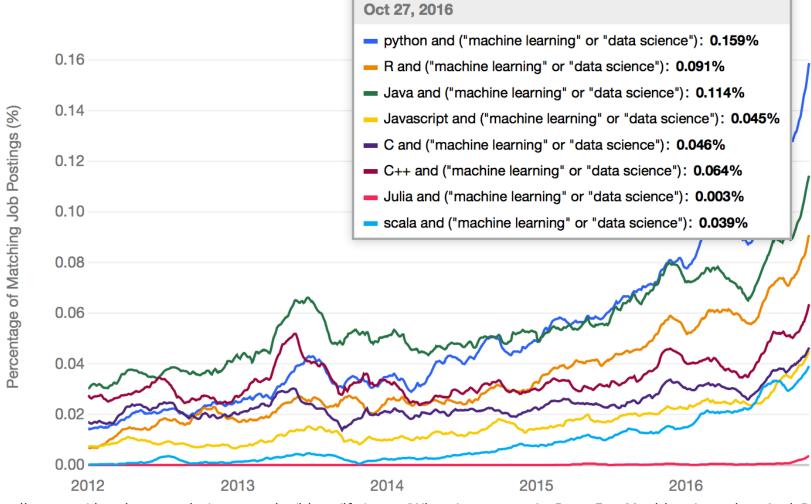
## #DataScience

# #MachineLearning #Python

#DeepLearning



http://www.kdnuggets.com/2016/06/r-python-top-analytics-data-mining-data-science-software.html



https://www.ibm.com/developerworks/community/blogs/jfp/entry/What\_Language\_Is\_Best\_For\_Machine\_Learning\_And\_Data\_Science





























### scikit-learn

- Proste i wydajne narzędzia do analizowania danych
- Powszechnie dostępne, uniwersalne
- Zbudowane w oparciu o biblioteki NumPy, SciPy i matplotlib
- Open source na licencji BSD można wykorzystywać komercyjnie

### scikit-learn – główne moduły

Klasyfikacja

Regresja

Klastrowanie

Redukcja wymiarów

Selekcja modelu

Wstępne przetwarzanie



### scikit-learn - zalety

### Jednolity interfejs klasyfikatorów

```
fit(X,y)
predict(X)
predict_proba(X)
```

### Optymalna implementacja

```
C + Fortran + Cython
wielowątkowość
```

### scikit-learn - zalety

#### Duży zakres dostępnych funcjonalności

- gotowe zestawy testowe,
- próbkowanie zestawów danych (train\_test\_split, StratiffiedShuffleSplit)
- automatyczne dopasowanie parametrów (grid\_search)
- różne sposoby oceniania wyników (accuracy, precision, recall, F1)
- duża ilość dostępnych algorytmów (klasyfikatory, regresory, grupowanie)

### Przebieg tworzenia modelu



### scikit-learn

Przykładowy notebook