# PL 2017 Winter

# **Introduce Machine Learning**

Provided by Tae Geun Kim



# **Meaning of Machine Learning**

: 기계 학습(機械學習) 또는 머신 러닝(영어: machine learning)은 인공지능의 한 분야로, 컴퓨터가 학습할 수 있도록 하는 알고리즘과 기술을 개발하는 분야를 말한다. 가령, 기계 학습을 통해서 수신한 이메일이 스팸인지 아닌지를 구분할 수 있도록 훈련할 수 있다.

기계 학습의 핵심은 표현(representation)과 일반화(generalization)에 있다. 표현이란 데이터의 평가이며, 일반화란 아직 알 수 없는 데이터에 대한 처리이다. 이는 전산 학습 이론 분야이기도 하다. 다양한 기계학습의 응용이 존재한다. 문자 인식은 이를 이용한 가장 잘 알려진 사례이다.

# **History of Machine Learning**

- 1946 : ENIAC 발명 Von Neumann
- 1950 : Alan Turing Turing Test
- 1952 : Arthur Samuel 체커 게임 인공지능 개발
- 1956 : Artificial Intelligence 용어 사용 제안
- 1958 : Frank Rosenblatt Perceptron 설계 (최초의 인공신경망)
- 1967 : Cover & Hart KNN 발명
- 1979 : 스탠포드 학생들이 최초의 자율로봇인 스탠포드 카트 제작
- 1981 : Explanation-Based Learning 도입
- 1985 : Backpropagation 알고리즘 재발견 → Hidden Layer
- 1990 : SVM 소개

- 1997 : IBM DeepBlue 체스챔피언에게 승리
- 2006 : 빅데이터, 빠른 컴퓨팅으로 ML의 상업화 진행
- 2011 : IBM Watson 컴퓨터가 Jeopardy TV프로그램 우승
- 2012 : Jeff Dean, Andrew Ng Google Brain Project 시작
- 2012 : Geoffrey Hinton Deep Neural Network 사용
- 2013 : DeepMind Atari 게임에서 강화학습으로 인간을 이김
- 2014 : Facebook DeepFace DNN 개발
- 2014 : Google DeepMind 인수
- 2015 : Amazon Amazon Machine Learning 출시
- 2016 : MS CNTK 출시
- 2016 : Google AlphaGo가 이세돌에게 승리
- 2017 : Google TensorFlow 발표

# **How to study Machine Learning**

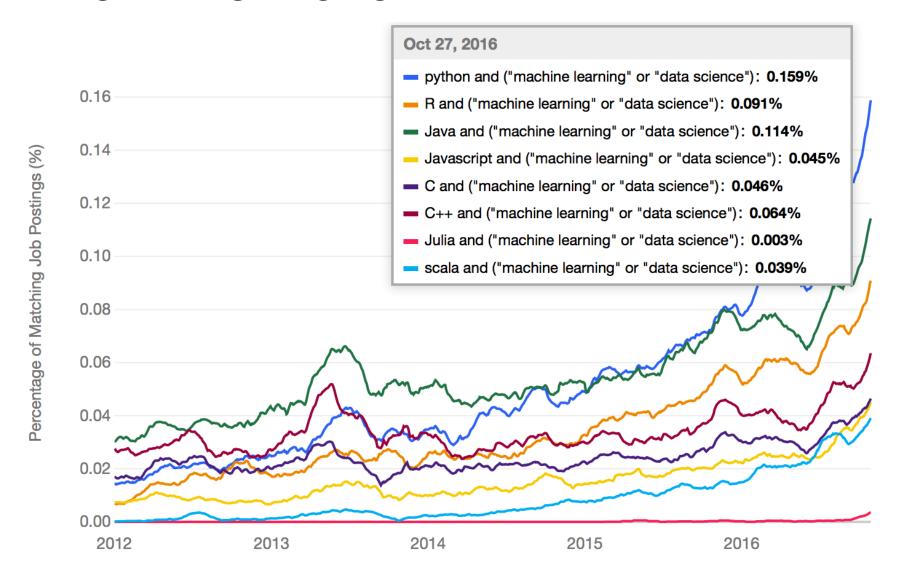
## - Prerequisite

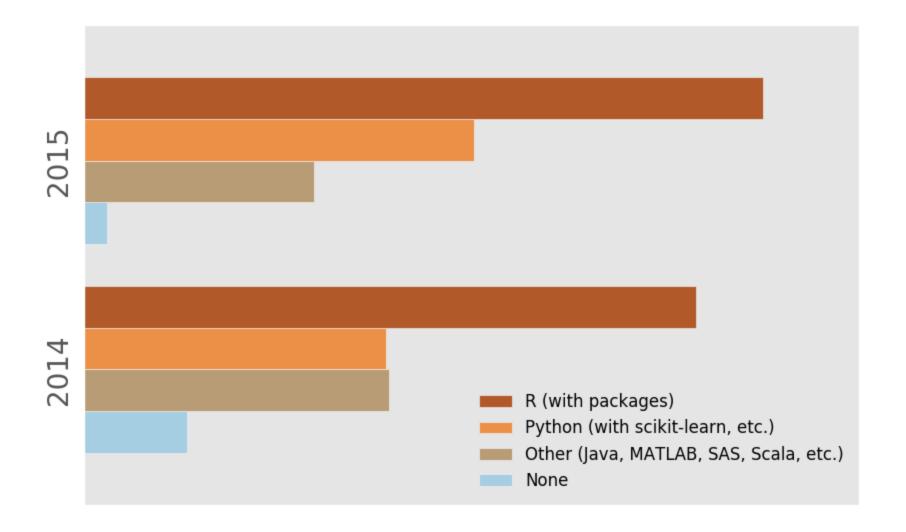
- Probability Theory & Statistics
- Calculus
- Linear Algebra
- Optimization (Numerical Analysis)
- Discrete Mathematics

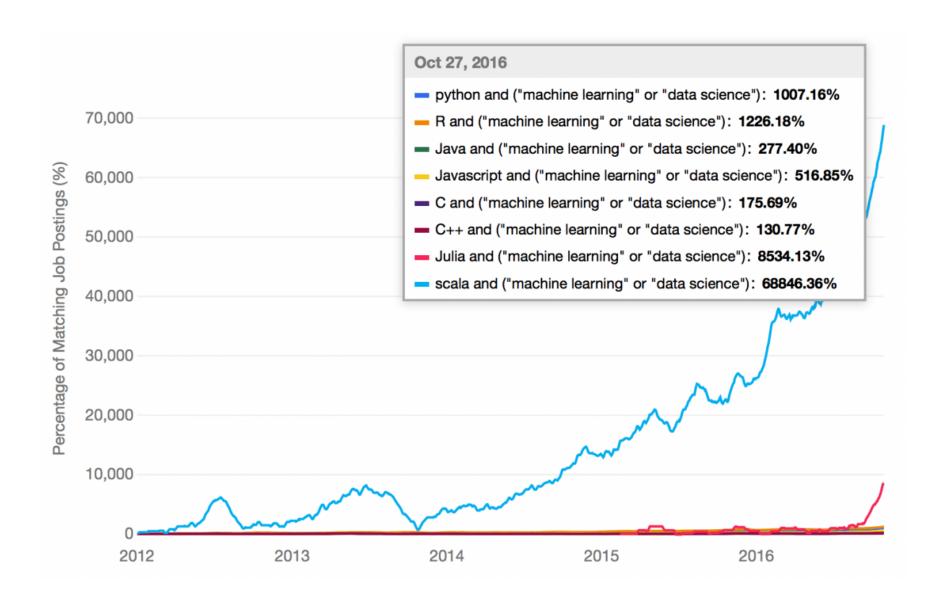
# - Optinal

- Analysis
- Measure Theory
- Statistical Physics

# - Programming Languages







### R

### **Pros**

- 어마어마한 통계 패키지의 수 (거의 모든 통계패키지)
- 설치가 가벼우며 내장 통계함수들이 존재
- 행렬 연산이 꽤... 쓸만함
- 시각화도 쉬움

- 성능이 매우 느리다.
- 분야 특화 언어로 범용 프로그래밍에 부적합
- 이상한 문법 구조를 지니고 있다.

## **Python**

#### **Pros**

- 가장 많이 쓰이는 언어 중 하나
- 배우기 매우 쉽다.
- Machine Learning을 위한 패키지가 아주 잘 되어 있다.
  (Numpy, Pandas, Tensorflow, Scikit-learn)

- 타입 안정성 (동적 언어이므로)
- R의 통계적 범주를 따라가지 못한다. 또한 범용 언어로서 느리다.

### Java

#### **Pros**

- 모든 곳에 쓰임. 자바로 적히지 않은 프로그램은 거의 없다.
- 강타입언어로 타입안정성 보장
- 고성능, 범용, 컴파일 언어.

- 문법이.. 아무래도 생산성이 떨어진다.
- 분야 특화 언어인 R과 비교했을 때, 라이브러리가 매우 적다.

### Scala

#### **Pros**

- Scala + Spark = 고성능분산컴퓨팅.
- 다중패러다임 객체지향 + 함수형
- JVM 위에서 돌아가면서 자바의 모든 기능을 쓸 수 있다.

#### Cons

• Learning Curve가 가파르다.

### Julia

#### **Pros**

- JIT 컴파일러 동적이며 동시에 고성능이다.
- 수치해석에 특화된 언어이면서 범용도 가능
- 가독성이 높다.

- 아직 만든지 얼마 되지 않아 패키지의 안정성이 부족하다.
- 커뮤니티가 작아 패키지가 제한되어 있다.

#### **MATLAB**

### **Pros**

- 수치계산에 특화된 언어이다.
- 데이터 시각화가 매우 잘 되어 있다.
- 과학, 공학 쪽에서 자주 사용된다.

- 공짜가 아니다.
- 범용 프로그래밍 언어가 아니다.

## Summary

- R: 통계프로그래밍의 1인자.
- Python: 훌륭한 올라운더.
- Java: 위의 언어들을 할 수 있다면 아주 좋은 고성능 언어.
- Scala: 빅데이터를 다루기 위한 완벽한 언어.
- Julia: 미래에 부상할 언어.
- MATLAB: 수치적 프로그래밍에 최고인 언어.

#### Reference

Free Code Camp

# **ML Frameworks**

• Ref : IT World

∘ **HW** # **2** : 정리하시오!

# **Additional Slides**

- Reference
  - socurites@aidentify.io
  - 서울대학교 바이오지능연구실