

· 강의 소개

· Introduction

Inclass 01: Introduction to Machine Learning

[SCS4049] Machine Learning and Data Science

Seongsik Park (s.park@dgu.ac.kr)

박성식

School of AI Convergence & Department of Artificial Intelligence, Dongguk University

Course Introduction

담당 교수 및 조교

- 담당 교수: 박성식

- e-mail: s.park@dgu.ac.kr
- tel: 02) 2260 - 3784
- web: spark-lab.com

- 조교: 강민지

직접 연락x

- e-mail: 01minjik@naver.com

- 교재

강의자료

- C. Bishop, Pattern Recognition and Machine Learning
- A. Geron, Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn and Tensorflow

이러쿤.



(PRML) *

가늠, 입문.



① 주차별 강의계획: 구글 시트

- 플립 러닝 (flipped learning)
- 사전강의(preclass): 이론 수업
- 본강의(inclass) / 수목: 사전 강의 커버
- 본강의(inclass) / 월화: 파이썬 실습

② 오픈 카톡방 *편의. 질의응답,*

- 월수 분반 ~~4~~
- 화목 분반

중요공지

• 이클래스, 스터디, 물자

③ 수업 의견: 구글 설문 → brake, 다잉메시지.

- 유튜브: <https://youtube.com/@spark-lab>

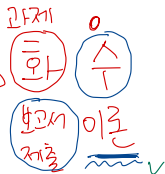
강조: 금요일

✓ 사전강의
preclass



복화강의

이론, 기본 수학. ✓



손으로 한 평가
on/off

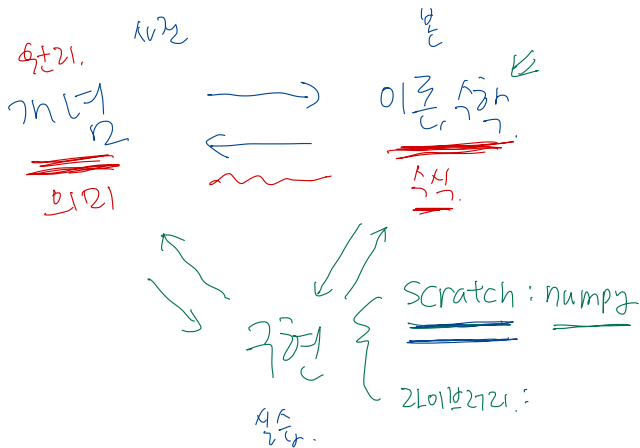
대응
말
실수.

플립 러닝

2주 수업: 21강 X, 22강 or 23강, 80% 만족
(20강 → 16강)

프리러닝 → 자율학습

강의 목표



보장.
시간, 시간 α 가나가는것.
비례=1

- 머신러닝의 큰 그림, 중요한 용어
- ML 구분하는 방법.
- 학습데이터 $\rightarrow$ test.

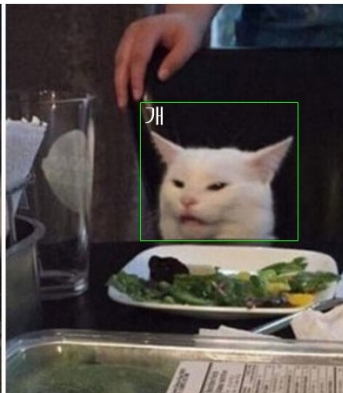
Introduction to Machine Learning

What is Machine Learning?

AI가 세계를 지배할 거라는
AI 잘못들:



내가 만든 AI:



What is Machine Learning?

“[Machine Learning is the] field of study that gives computers the ability to learn without being explicitly programmed” - Arthur Samuel, 1959

machine

ML이전인 방법.

rule-based

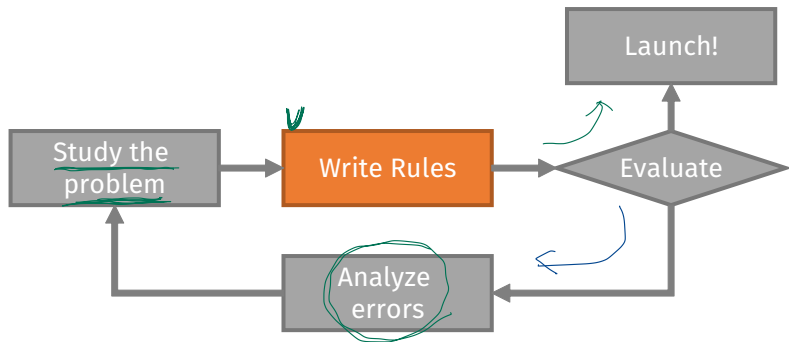
SPAM FILTER is a Machine Learning Program

- not by an explicit algorithm, e.g., filtering by special words
- given examples of spam emails (e.g., flagged by users)
- given examples of regular (nospam) emails
- it can learn to flag spam

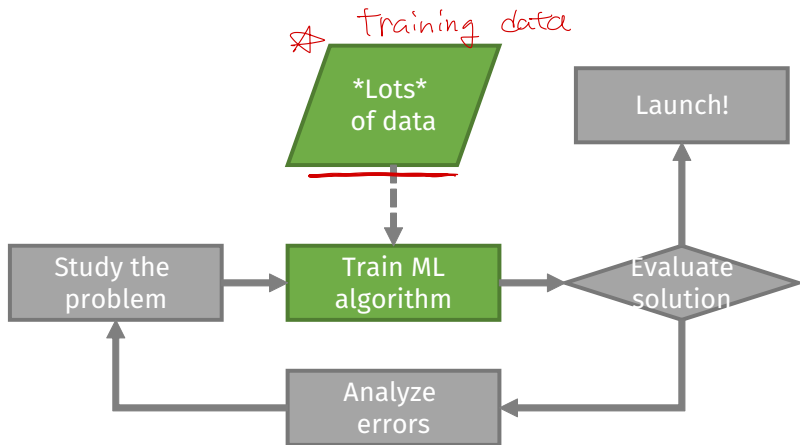
data.

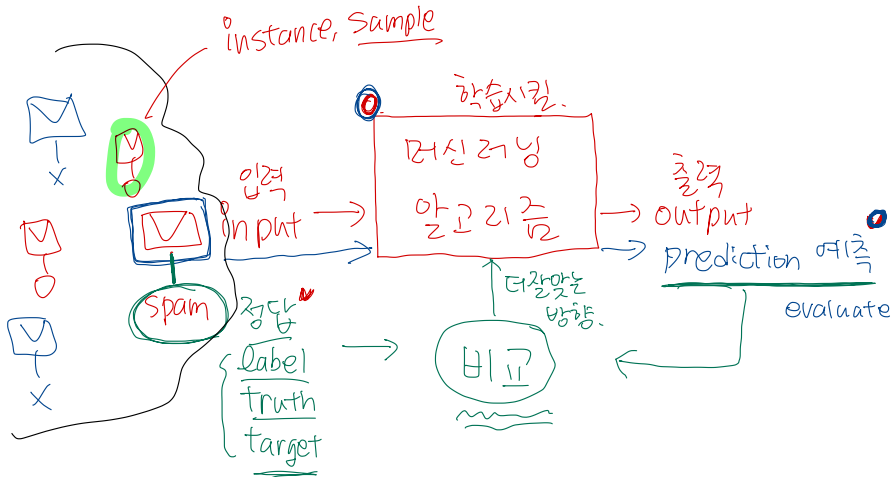


Traditional approach



Machine learning approach





input, output.

prediction

label, truth, target

training dataset.

instance, sample

:

인공지능 Artificial Intelligence

- 가장 넓은 의미에서의 인공지능으로서 인공적으로 구현한 모든 수준의 지능을 포괄
- 컴퓨터 과학 측면에서 보면, 환경을 인지하여 어떤 목표를 성취할 수 있는 가능성이 최대화되도록 행동을 취하는 지능적 객체에 대한 연구

머신러닝 Machine Learning

- 구체적으로 프로그래밍하지 않아도 스스로 학습하여 특정 임무를 수행할 수 있는 능력을 컴퓨터가 갖도록 구현하는 분야
- 개체에 대한 속성을 잘 학습할 수 있는 feature에 대한 고민 필요

딥러닝 Deep Learning

- 데이터에 대한 다층적 표현과 추상화를 통해 학습하는 머신 러닝의 기법
- 특징 공학 없이도 개체 속성을 스스로 이해하고 학습하여 결과를 내도록 할 수 있다는 것이 강점

인공지능: 기능적, '지능'
 ? 기능, 기술
러닝: 알고리즘, 속성?

자율주행: AI? ○
 : ML? △

ML? : ○

자신
인식

타인
인식

신뢰
인식

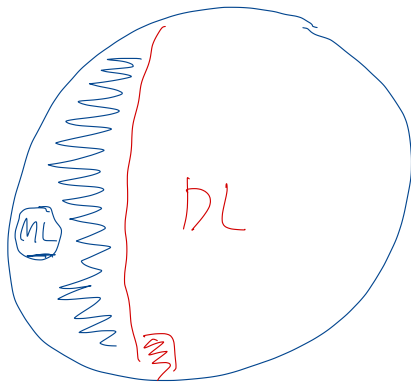
머신러닝 vs. 딥러닝.

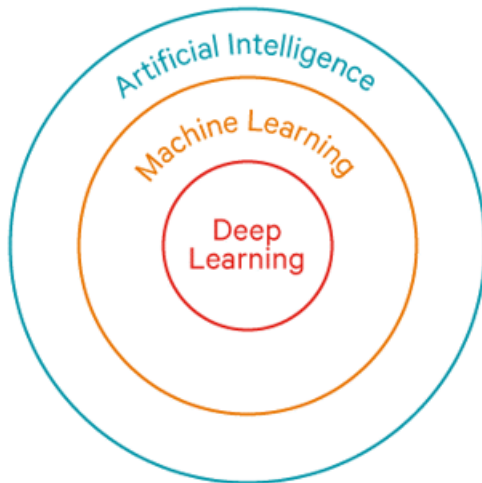
넓은 의미 ML

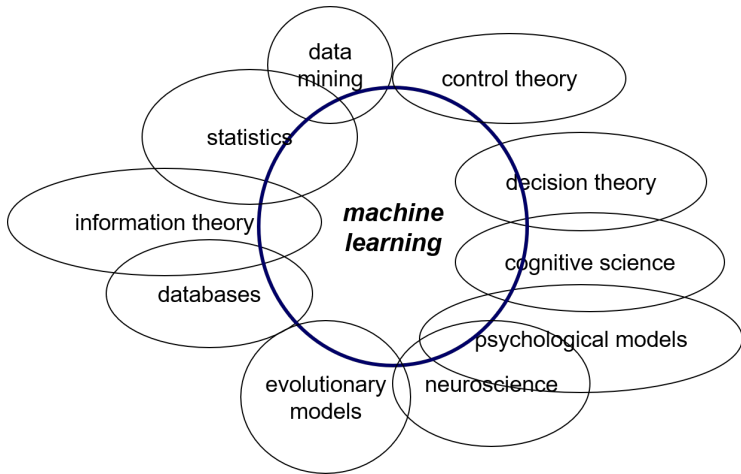
좁은 의미 ML

① 기호기.

② 다중변수 칼.





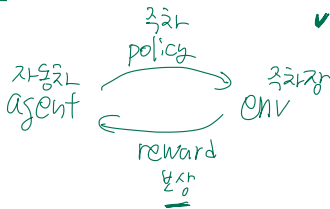
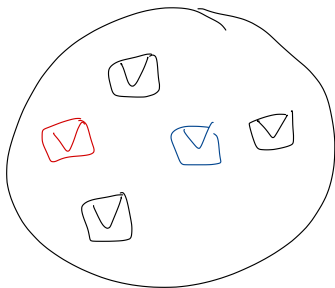


Types of Machine Learning

- 지도(supervision) 유무

정답유무.

- 지도 학습 supervised learning 정답 label 달렸을때.
- 비지도 학습 unsupervised learning 정답 label 없을때.
- 준지도 학습 semi-supervised learning
- 강화 학습 reinforcement learning



Types of Machine Learning

- 목표가 되는 ^{output} 출력값의 종류에 따라
 - 분류 classification: 분절된, 범주화된 출력값 discrete, categorical
 - 회귀 regression: 연속된 출력값 continuous 실수.
 - 탐지 detection: 참/거짓 binary spam, COVID, T/F

- 데이터에 대한 점진적 학습 여부
 - batch learning
 - mini-batch learning
 - online learning, stochastic learning

→ 다응변.

Supervised vs. unsupervised

- Supervised learning
 - 레이블(label, target value, ground truth)이 붙은 데이터셋으로 학습
 - k-Nearest Neighbors (NN), regression, support vector machine (SVM), random forests, neural network
- Unsupervised learning
 - 레이블이 없는 데이터에서 패턴이나 구조를 찾는 방법
 - clustering, hierarchical clustering, expectation-maximization (EM), principal component analysis (PCA), anomaly detection

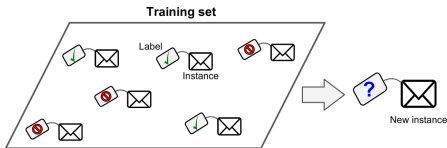


Figure 1: Supervised training dataset

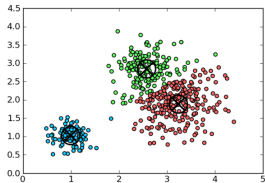


Figure 2: Unsupervised learning (k-Means clustering)

· 배치 러닝 batch learning

→ 다음번.

- 가용한 데이터를 한 번에 모두 사용해서 학습
- 시간 및 컴퓨팅 자원이 많이 들어감
- 새로운 데이터셋이 주어지면 처음부터 다시 학습시켜야함
- 부드럽게 해에 접근하지만 지역 최적값(local optima)에서 빠져나오지 못 할 수도 있음

· 미니 배치 러닝 mini-batches learning

- 데이터셋을 미니 배치라고 하는 작은 그룹으로 나누어 학습
- 배치 방식과 온라인 방식의 절충
- 기울기(gradient)가 온라인 학습보다 정확하고 지역 최적값 문제에서 배치 학습보다 우수
- 실제 대부분 프로그램에서 미니 배치 방식을 사용

· 온라인 러닝 online learning

- 데이터를 순차적으로 처리하면서 점증적으로 학습
- 각 학습 단계가 빠름
- 배치 러닝보다 불규칙하게 접근하지만 지역 최적값 문제에서 유리
- 데이터가 순차적으로 들어오는 경우에 적합
- 컴퓨팅 자원이 매우 제한적일 때 적합

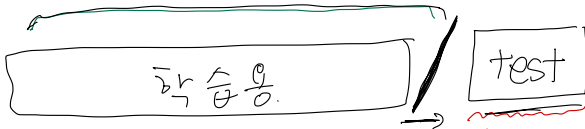
테스트와 검증

- 테스트의 목적: 일반화 오차(Generalization error)가 관건 → 중간고사 이후, poly. reg.
- 테스트 (Test)
 - 실무 적용 직전에 모델 성능을 평가하는 것
 - 테스트 데이터셋: 전체 데이터셋에서 학습 전에 별도로 떼어 놓은 데이터셋 (전체 데이터의 약 20%)
 - 훈련(학습) 도중에 절대 절대로 답(Test dataset)을 들여다 보면 안됨
- 검증 (Validation) 문인자
 - 모델 선택 및 미세 조정을 위해 실시
 - 검증 데이터셋 (hold-one-out set) : 나머지 학습 데이터셋의 약 20%
 - 한번 검증으로는 보통 불충분할 수도 있음
 - 그리고, 아까운 데이터가 낭비로 볼 수 있음
 - Cross validation (교차 검증) 필요

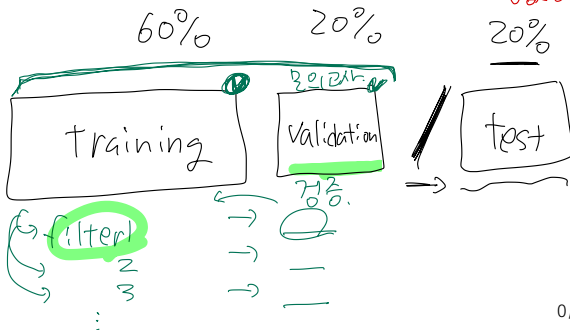
k-fold cv.

하수 데이터.

1,000,000 개.



실제이나
다름없는



Reference and further reading

- “Chap 1” of A. Geron, Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn, Keras & TensorFlow
- “Chap 1” of C. Bishop, Pattern Recognition and Machine Learning

사전 강의
보러주세요. → 스:미즈.
영:실습