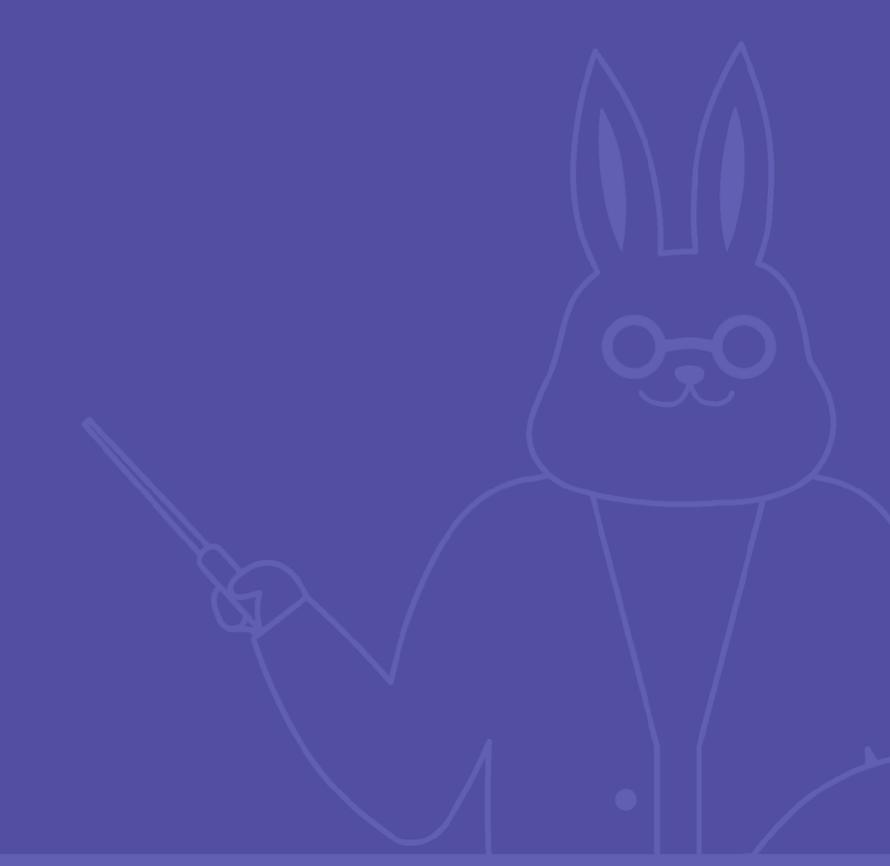
# 19주차 인공지능

인공지능 학습 팁

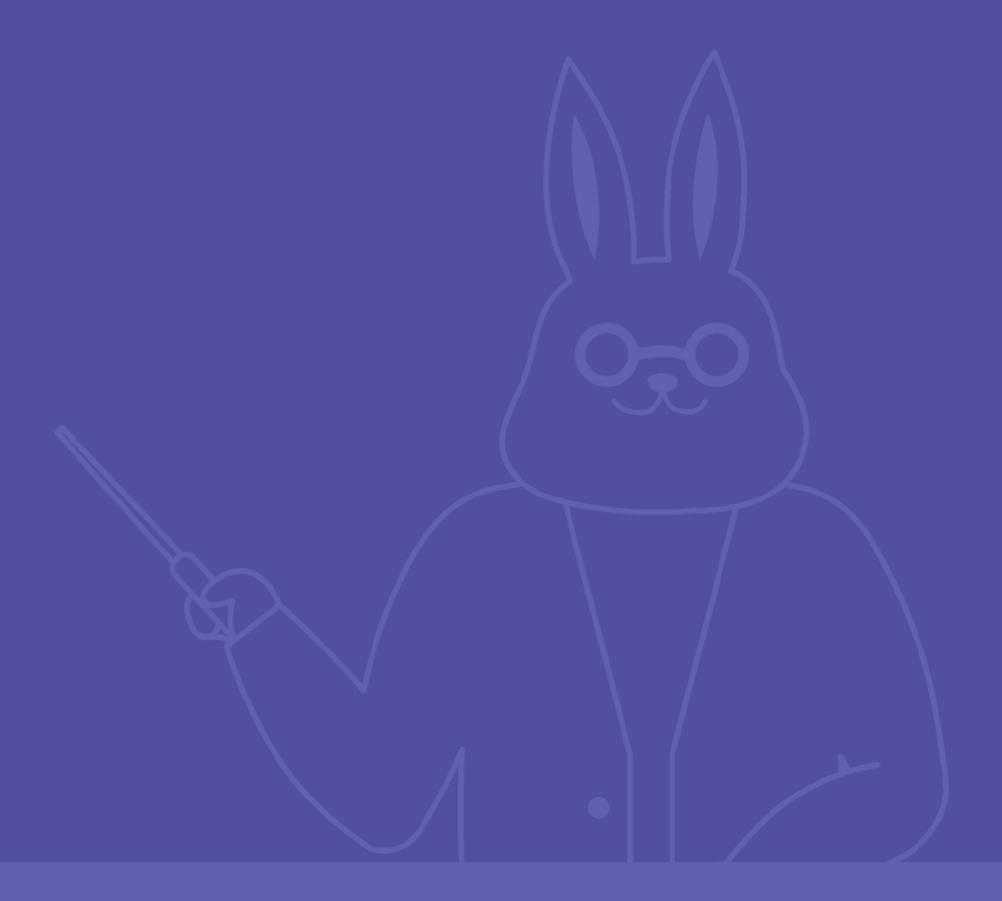




- 01. 복습
- 02. 학습 모니터링
- 03. 오버피팅(Overfitting)
- 04. 실무 Q&A
- 05. 마무리

01





• OO홈쇼핑(고객사): 요즘 가장 핫 한 패션을 기반으로 다음 시즌에 잘 팔릴 패션을 예측하고 싶어요.

• Al Engineer: ?????

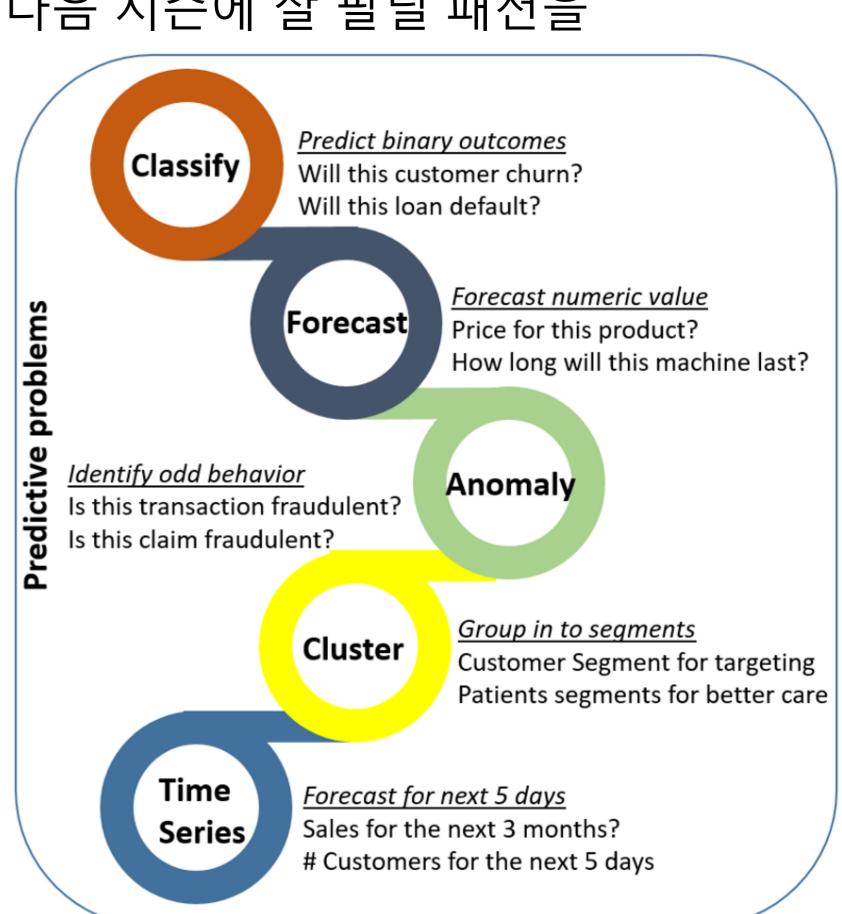
• OO홈쇼핑(고객사): 요즘 가장 핫 한 패션을 기반으로 다음 시즌에 잘 팔릴 패션을 예측하고 싶어요.

- 모델 입출력 정의:
  - 입력: 현재 및 이전 두 시즌에서 핫 한 패션 데이터
  - 출력: 다음 시즌 핫 한 패션 데이터

• OO홈쇼핑(고객사): 요즘 가장 핫 한 패션을 기반으로 다음 시즌에 잘 팔릴 패션을

예측하고 싶어요.

- Al Engineer:
  - 모델 입출력 정의:
    - 입력: 현재 및 이전 두 시즌에서 핫 한 패션 데이터
    - 출력: 다음 시즌 핫 한 패션 데이터
  - 모델 정의:
    - 시간에 따른 입력 데이터의 경향성을 파악하여 미래를 예측



• OO홈쇼핑(고객사): 요즘 가장 핫 한 패션을 기반으로 다음 시즌에 잘 팔릴 패션을 예측하고 싶어요.

- 모델 입출력 정의:
  - 입력: 현재 및 이전 두 시즌에서 핫 한 패션 데이터
  - 출력: 다음 시즌 핫 한 패션 데이터
- 모델 정의:
  - 시간에 따른 입력 데이터의 경향성을 파악하여 미래를 예측
- 데이터 구축:
  - OO홈쇼핑 자체 데이터 구성 확인
  - 불충분할 시, 추가 데이터 확보 필요
  - 데이터 구성은 어떻게 할지?

• OO홈쇼핑(고객사): 요즘 가장 핫 한 패션을 기반으로 다음 시즌에 잘 팔릴 패션을 예측하고 싶어요.

- 데이터 구축:
  - OO홈쇼핑 자체 데이터 구성 확인 → 아래 화면처럼 데이터 존재
  - 모델에 맞는 데이터 구성 필요
  - 사용하는 모델에서 쓴 데이터의 구성에 맞게 가공







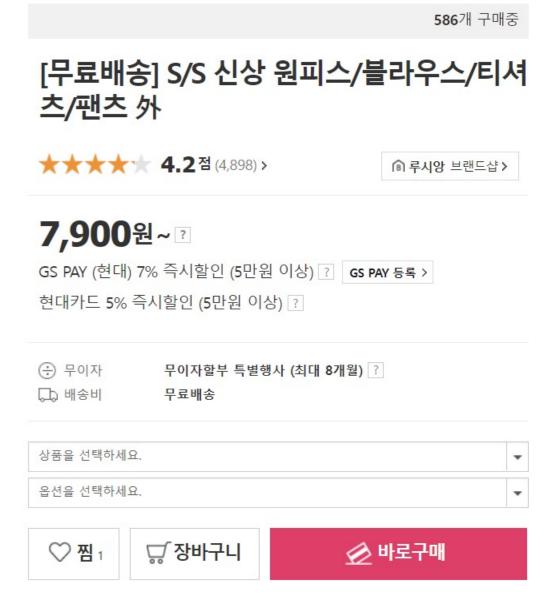
• OO홈쇼핑(고객사): 요즘 가장 핫 한 패션을 기반으로 다음 시즌에 잘 팔릴 패션을 예측하고 싶어요.

- 데이터 구축:
  - OO홈쇼핑 자체 데이터 구성 확인 → 아래 화면처럼 데이터 존재
  - 모델에 맞는 데이터 구성 필요
  - 사용하는 모델에서 쓴 데이터의 구성에 맞게 가공

시즌	이미지	가격	판매수량
2022 S/S	1.jpg	7900	50
2021 F/W	2.jpg	11200	132







- OO홈쇼핑(고객사): 요즘 가장 핫 한 패션을 기반으로 다음 시즌에 잘 팔릴 패션을 예측하고 싶어요.
- Al Engineer:
  - 데이터 구축:
    - OO홈쇼핑 자체 데이터 수량이 부족할 경우?

• OO홈쇼핑(고객사): 요즘 가장 핫 한 패션을 기반으로 다음 시즌에 잘 팔릴 패션을 예측하고 싶어요.

- 데이터 구축:
  - OO홈쇼핑 자체 데이터 수량이 부족할 경우 → 데이터 크롤링 기반 문제 해결
  - 타 업체 명예훼손 하지 않는 선에서 데이터 크롤링으로 해결 가능
  - ##홈쇼핑, @@홈쇼핑 등 다양한 곳에서 같은 데이터 포맷으로 수집

시즌	이미지	가격	시리얼넘버	판매수량	데이터출처	
2022 S/S	0001.Jpg	7900	124HNK87	50	00홈쇼핑	
			3			
2021 F/W	0002.jpg	11200	125NKS123	132	00홈쇼핑	
•••						
2021 F/W	0232.Jpg	21900	AN32S123	11	##홈쇼핑	
2020 F/W	0233.jpg	9900	AN32S125	1003	##홈쇼핑	

#### ☑ 데이터 구축 팁

- Feature를 잘 학습할 수 있도록 합리적인 학습 데이터 수량 필요
- Outlier가 존재하지 않게 수집
- 데이터의 출처가 다양할 경우, format 통일 필요
- Image or text 데이터의 경우, 꼼꼼한 preprocessing을 통해 model이 각 데이터의 핵심 데이터를 학습할 수 있도록 준비

- Data augmentation
  - Data augmentation이란?
  - Data augmentation을 하는 이유?

- **⊘** Transfer learning
  - Transfer learning이란?
  - Transfer learning을 하는 이유?



02

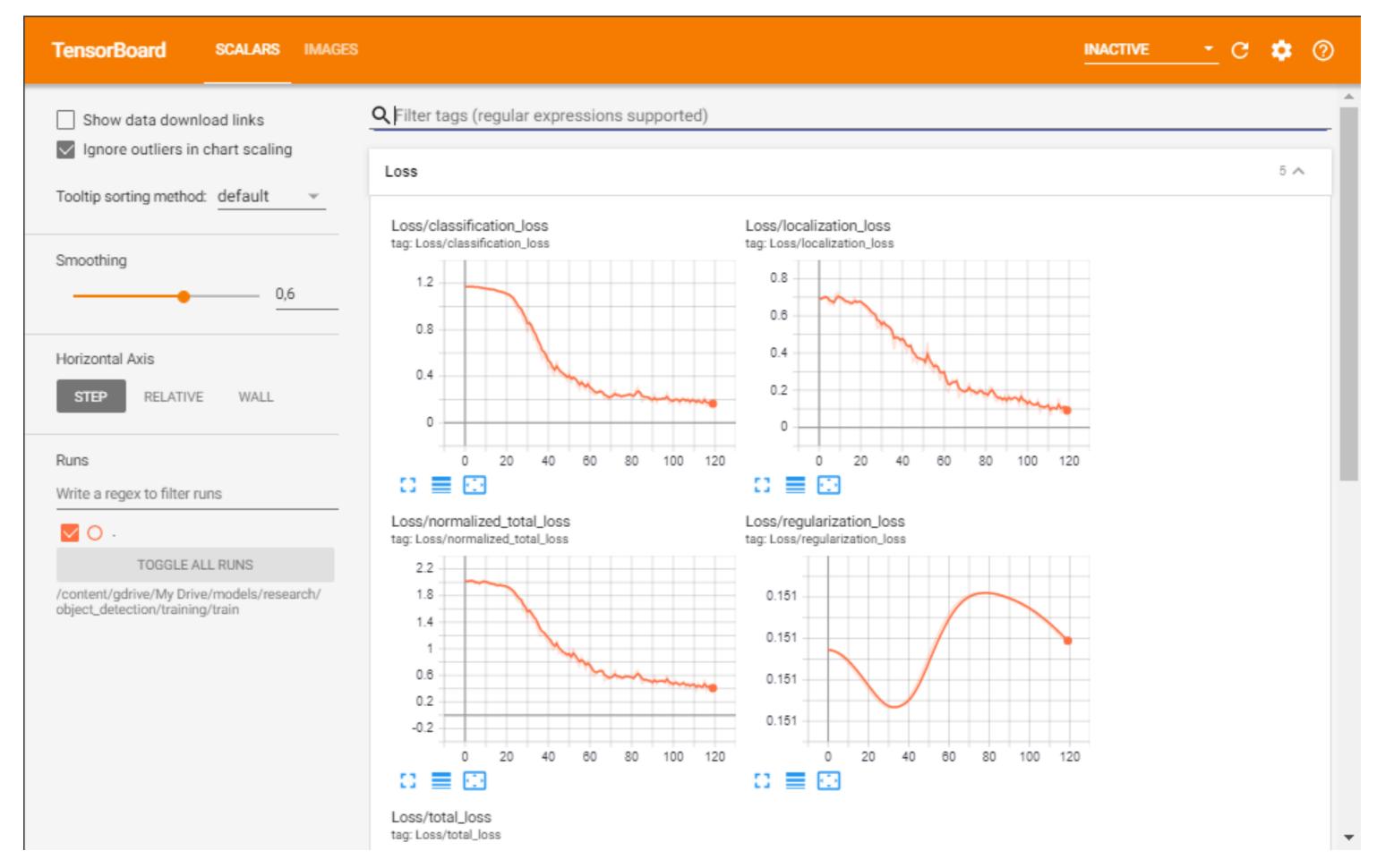
# 학습모니터링



#### Tensorboard

- 텐서플로우의 시각화 도구
- 데이터 플로우 그래프를 분석하고 머신 러닝 모델을 시각화해 이해도를 높일 수 있도록 해주는 유용한 도구
  - 1. 하나, 변수에 대한 통계정보를 보여줌
  - 2. 둘, 그래프의 상세한 구조를 살펴볼 수 있도록 시각화해 나타냄 → 그래프는 매우 복잡해지는 경우가 많음(왜냐하면, 딥 뉴럴 네트워크는 종종 36000개 이상의 노드를 갖는다고 함)
  - 3. 셋, 인터렉티브한 시각화 기능을 통해 사용자가 그래프의 일부분을 확대 및 축소해 상세한 정보를 확인할 수 도 있음.
  - 4. 넷, 텐서 보드는 노드를 계층별로 접거나 펼칠 수 있고, 같은 형식의 데이터는 구별하기 쉽게 표시해 둠.

#### Tensorboard





• 텐서플로우 튜토리얼: https://neptune.ai/blog/tensorboard-tutorial

▼ Tensorboard(실습)

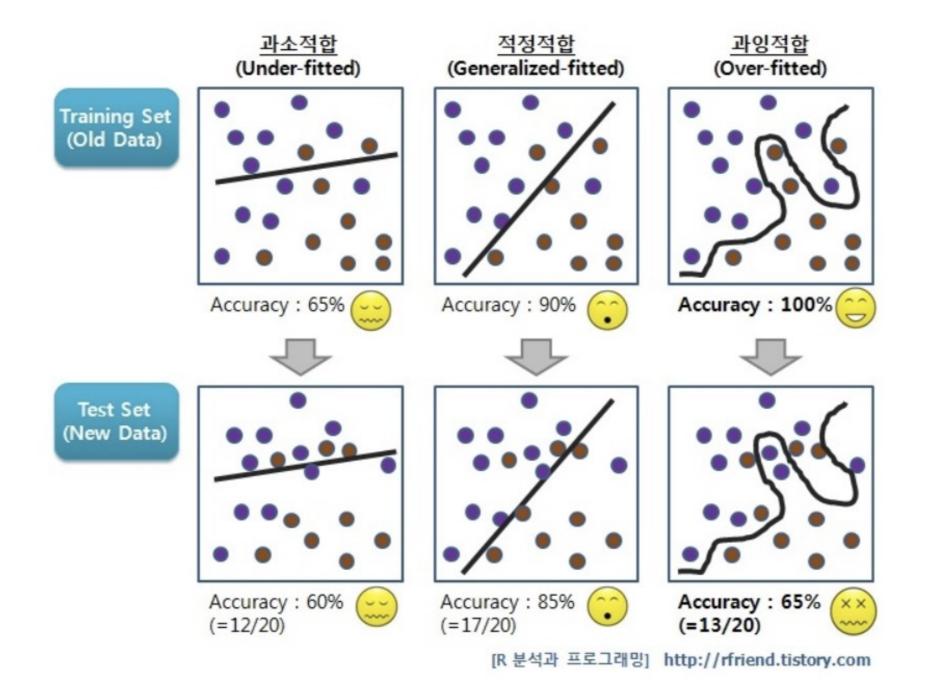
03

# 오버피팅(Overfitting)



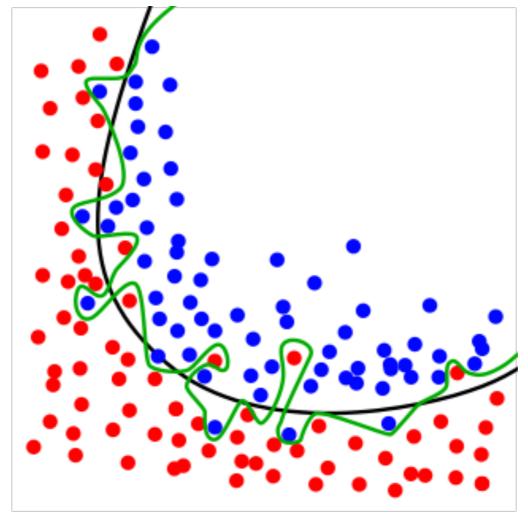
#### ❷ 오버피팅

- 학습 데이터를 과하게 학습하는 것
- 일반적으로 학습 데이터는 실제 데이터의 부분 집합이므로 학습데이터에 대해서는 오차가 감소하지만 실제 데이터에 대해서는 오차가 증가하게 됨



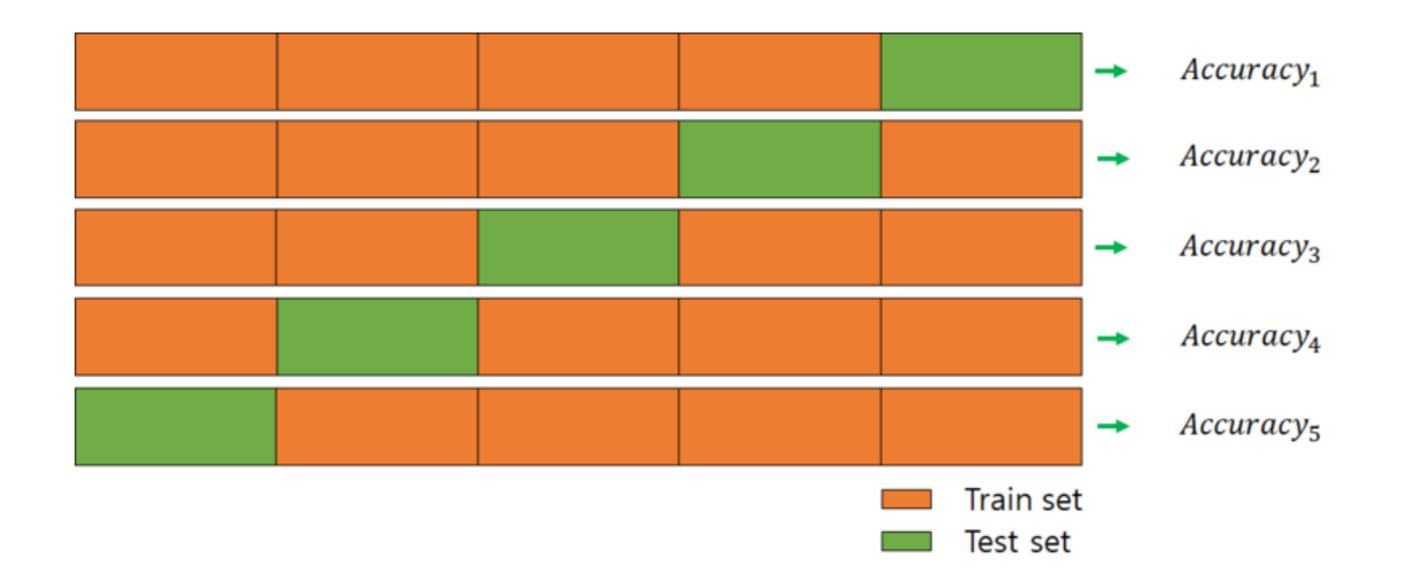
# ❷ 오버피팅 발생 원인

- 오버피팅(과적합)은 데이터가 적을 수록 많이 발생
- 모델이 복잡한 경우도 발생한 경우도 발생한다고 하나, 이는 데이터가 많을 경우 발생하지 않음
  - ✓ 데이터 편향: 학습 데이터는 실제 데이터에서 편향된 부분만을 가질 수 있음
  - ✔ 데이터 오류: 학습 데이터에 오류가 포함된 값이 있을 수 있음
  - ✓ 차원의 저주: 고려하는 변수가 지나치게 많을 때 발생할 수 있음



- Cross-validation
- Train more data
- Remove features
- Early Stopping
- Regularization
- Ensembling

• Cross-validation(교차검증): 기존 하나의 test set에 parameter를 최적화 시키는 방법이 아닌 여러 가지의 test set에 대해 일반적으로 parameter를 최적화 시킴

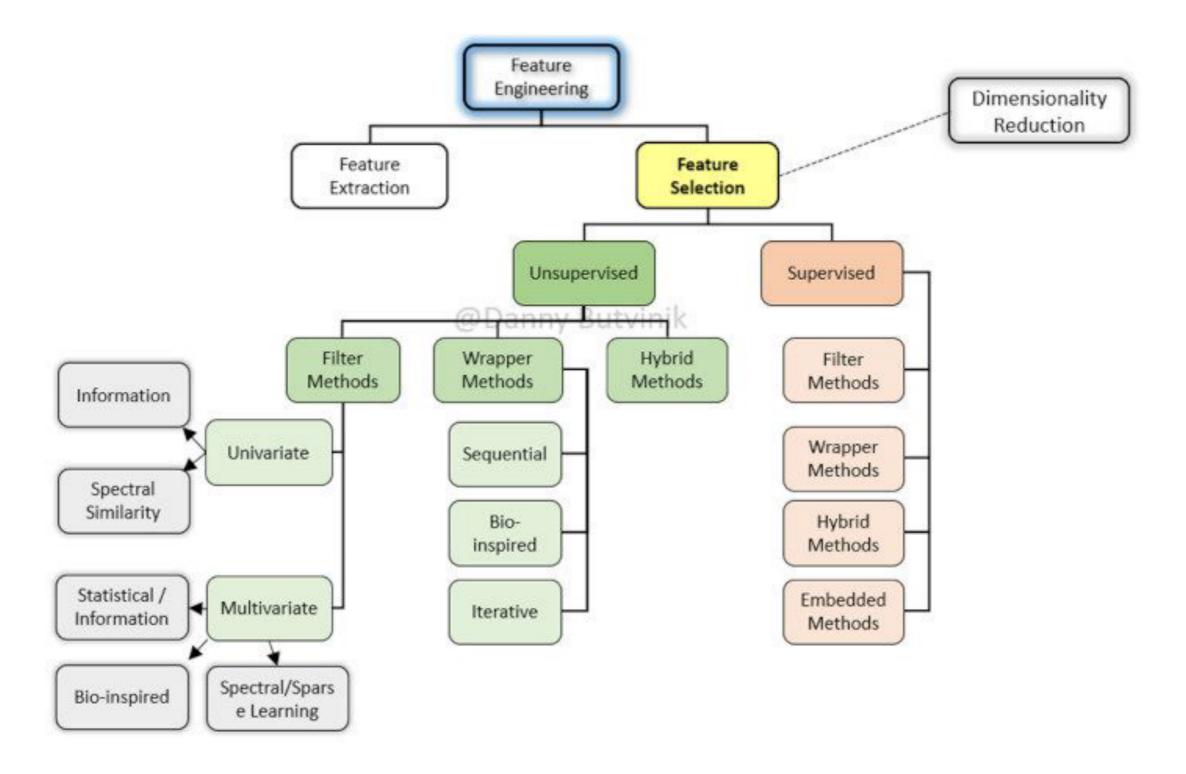


 $Accuracy = Average(Accuracy_1, \cdots, Accuracy_k)$ 

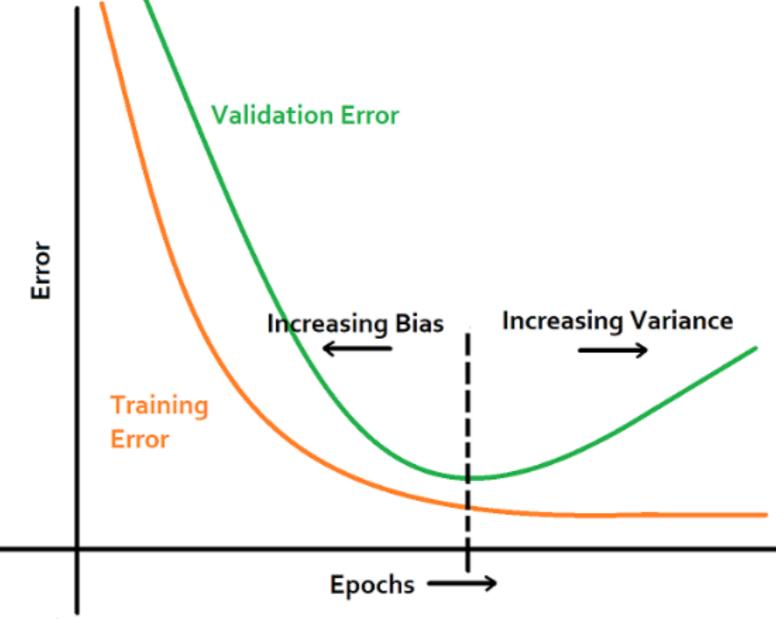
• Train more data: Data augmentation 방법 또는 실제 데이터를 더 수집하여, 많은 데이터로 모델을 학습 시킴



• Remove features(특징 제거): 가져다 쓰는 모델에서 feature selection 파트가 내장되어 있는데, 본인의 데이터에 맞는 feature를 적당히 선택할 수 있게 수정



• Early stopping(조기 종료): Neural Network가 과적합을 회피하도록 만드는 정식화(regularization) 기법 중 하나. 훈련 데이터와는 별도로 검증 데이터(validation data)를 준비하고, 매 epoch 마다 검증 데이터에 대한 오류(validation loss)를 측정하여 모델의 훈련 종료를 제어



- Regularization(일반화): regularization은 신경망이 범용성을 갖도록 함 Regularization 종류
  - ① Weight decay(L2 regularization): overfitting은 일반적으로 가중치 값이 커서 발생하는 경우가 많으므로, 가중치 값이 클수록 큰 페널티를 부과해 과적합 억제함. 가중치 각각의 Loss function에 1/2 \* λ \* W^2을 더하는 방식으로 페널티 부과
  - ② Dropout: 훈련 시에 각 계층마다 일정 비율의 노드를 임의로 선택해 weight parameter update시 누락시켜 진행하는 방법
  - ③ Hyperparameter optimization: 대략적인 범위를 설정하고, 그 범위에서 무작위로 값을 선택해 정확도를 평가한 후 좋은 정확도를 내는 쪽으로 범위를 축소하는 방식을 반복

• Ensemble(앙상블): 앙상블은 여러 개별 모델의 예측을 결합하기 위한 기계 학습 방법. 앙상블에는 몇 가지 다른 방법이 있지만 가장 일반적인 두 가지는 아래와 같음.

- Bagging은 복잡한 모델을 과적합할 가능성을 줄이려는 시도
- Boosting은 단순 모델의 예측 유연성을 향상시키려는 시도

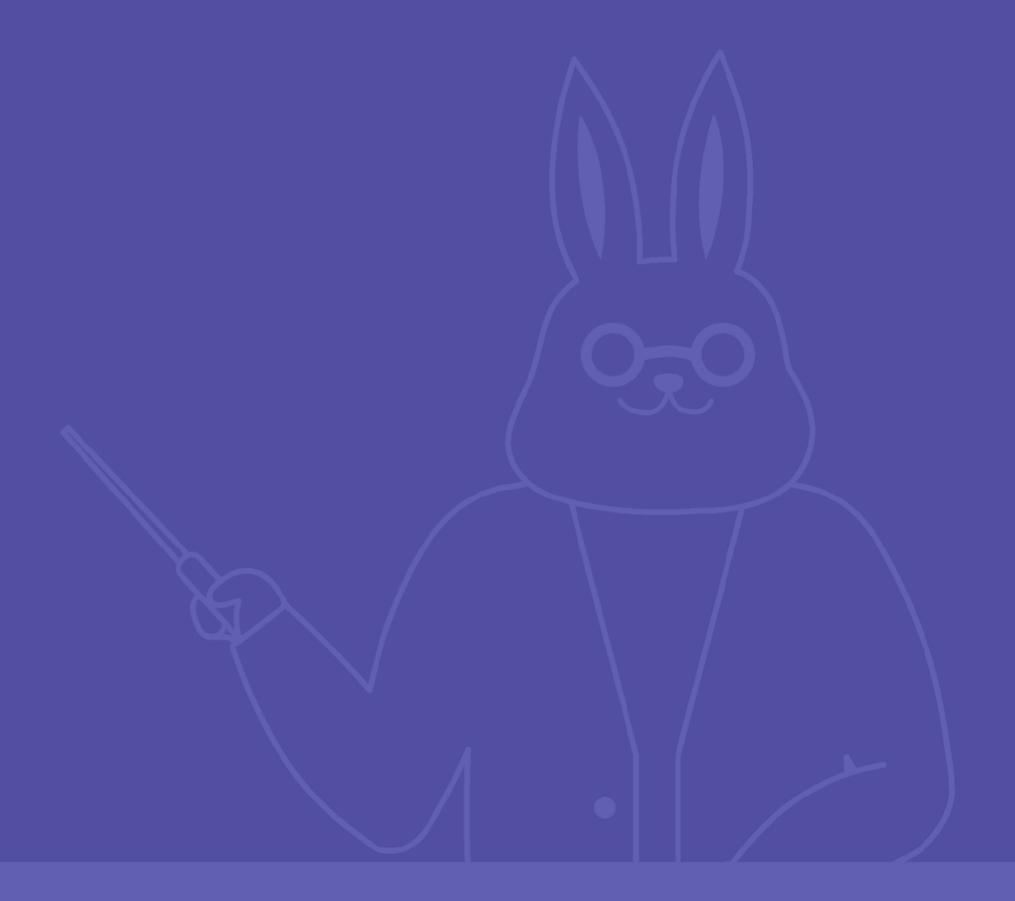
• 더 알고 싶은 분: https://towardsdatascience.com/ensemble-methods-in-machine-learning-what-are-they-and-why-use-them-68ec3f9fef5f

- Cross-validation
- Train more data
- Remove features
- Early Stopping
- Regularization
- Ensembling

❷ Overfitting(실습)

04

# 실무 Q&A





- AI 공부 방법
- AI 취업 방법
- AI 서비스 제공 방법
- 기타

# ❷ AI 공부 방법

- 온라인 강의
  - ✓ Naver 부스트코스
  - ✓ <u>K-MOOC</u>
  - ✓ 모두를 위한 머신러닝/딥러닝 강의
  - ✓ <u>DeepLearningAl Andrew Ng 교수님 강의</u>
  - ✓ Youtube
  - ✓ Udemy
  - ✓ Coursera
- 논문
  - ✓ 주제 + review paper
  - ✓ 논문 제목 + 리뷰(review)

#### ❷ AI 공부 방법

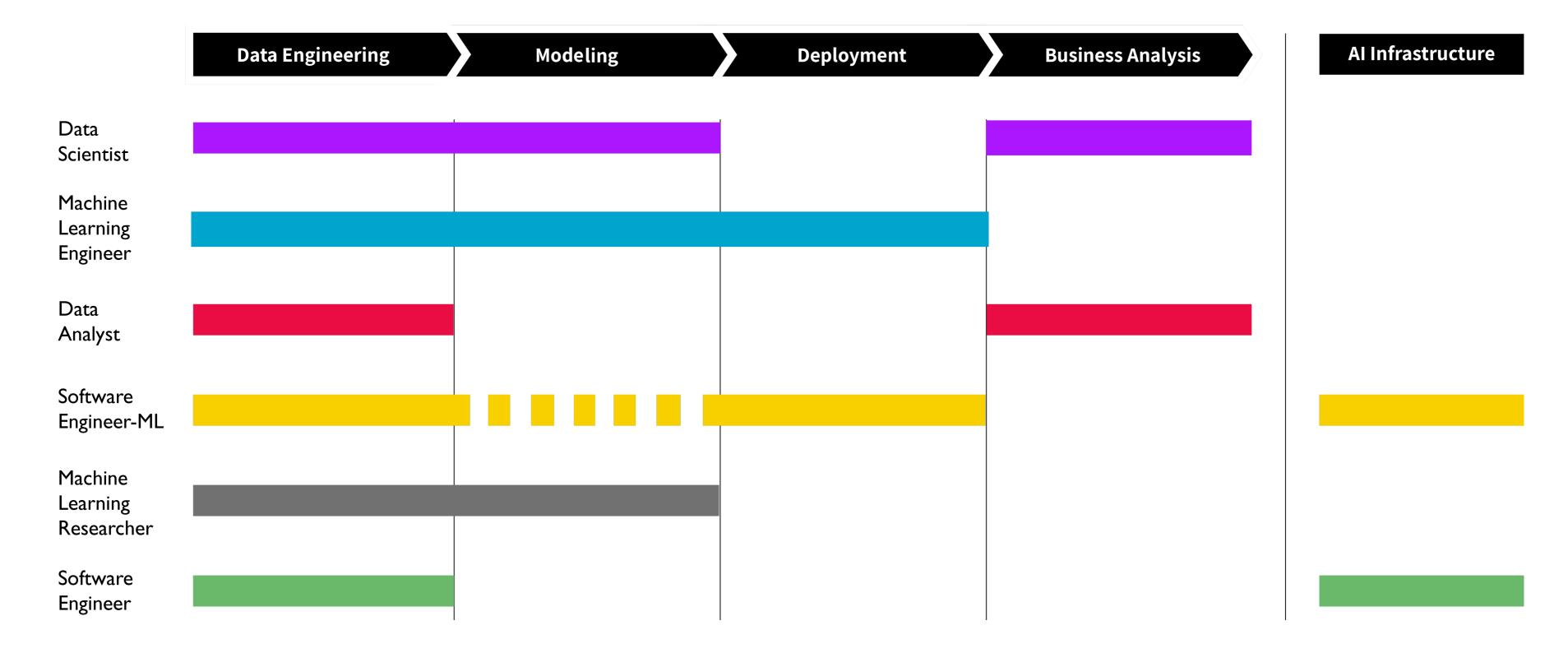
- 책
  - ✓ 책 추천 링크
  - ✓ 국내 도서 추천
- 스터디/온라인
  - ✓ <u>가짜연구소</u>
  - ✓ 모두의연구소
- 부트캠프
  - ✓ Google Machine Learning Bootcamp 2022 3기
  - ✓ 지원 마감일: 5월 29일 오전 9시
  - ✓ 프로그램 참여 기간: 2022년 6월 22일부터 9월 19일까지
  - ✓ 공고: <a href="https://goo.gle/mlbc22\_blog">https://goo.gle/mlbc22\_blog</a>
- 정부 지원
  - ✓ 미국 CMU AI 집중 교육프로그램 파견 교육생 모집
  - ✓ 공고:

https://scc.sogang.ac.kr/front/cmsboardview.do?currentPage=1&searchField=ALL&searchValue=&searchLowItem=ALL&bbsConfigF K=5451&siteId=globalaiedu&pkid=879425

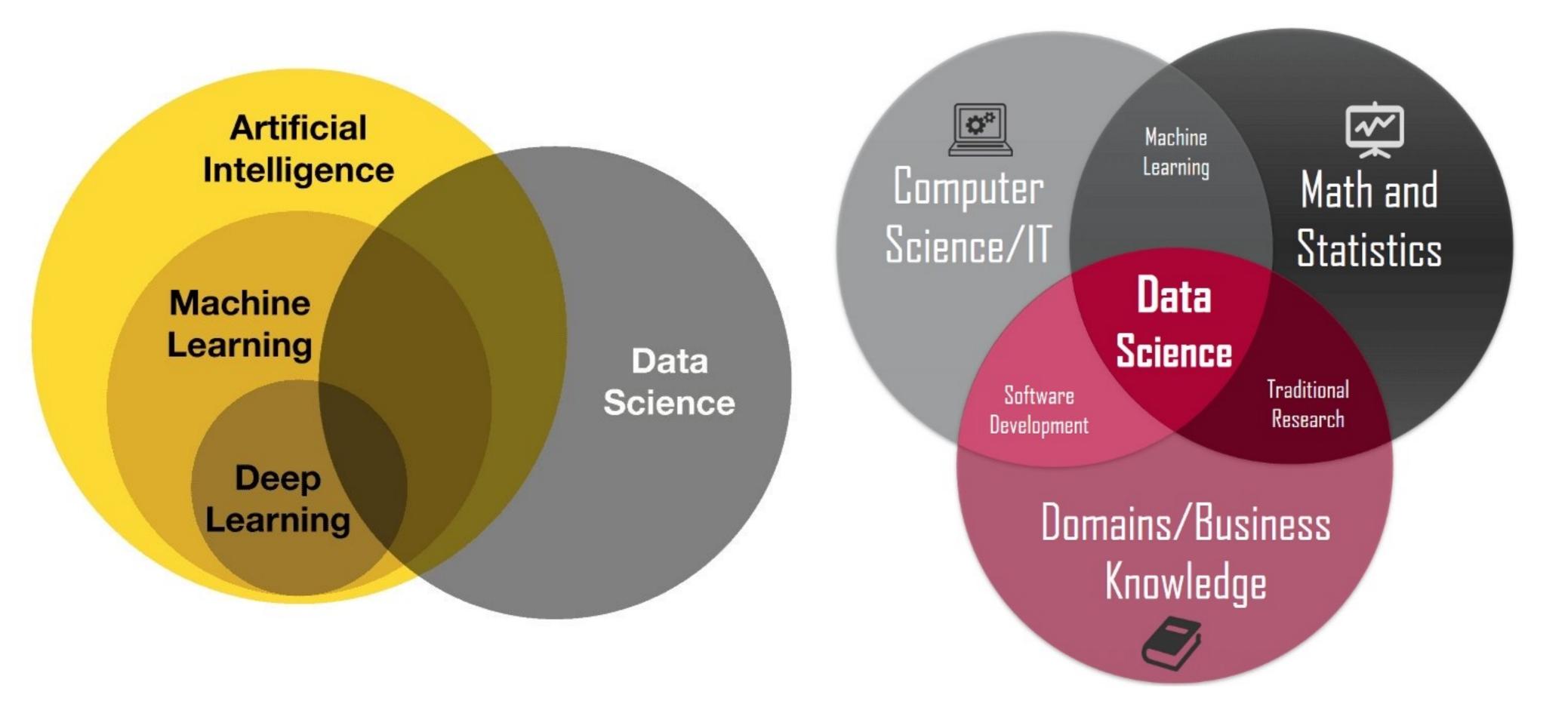
#### ☑ AI 취업 방법

- 학부: 전자공학과 (2018년 졸업)
- 석사: 전자공학과 (2020년 졸업)
  - ✓ 인공지능 관련 SCI 논문 1편
- 박사: 컴퓨터공학과 (2021 입학, 휴학 예정)
- CMU AI 집중 교육프로그램 파견 2019년도 1기 참여
- Google Machine Learning Bootcamp 2019 1기 참여
- <u>한국전자기술연구원</u> (2020.10 ~ 2022.05) CV Engineer, 계약직
  - ✓ 인공지능 관련 국내 학회 논문 3편
  - ✓ 특허 2건 작성
  - ✓ 실서비스 3개 개발
- Webarter Inc. (2021.04 ~ 현재) CTO, Co-founder
- 뷰메진(2022.06 ~) CV Engineer, 팀장

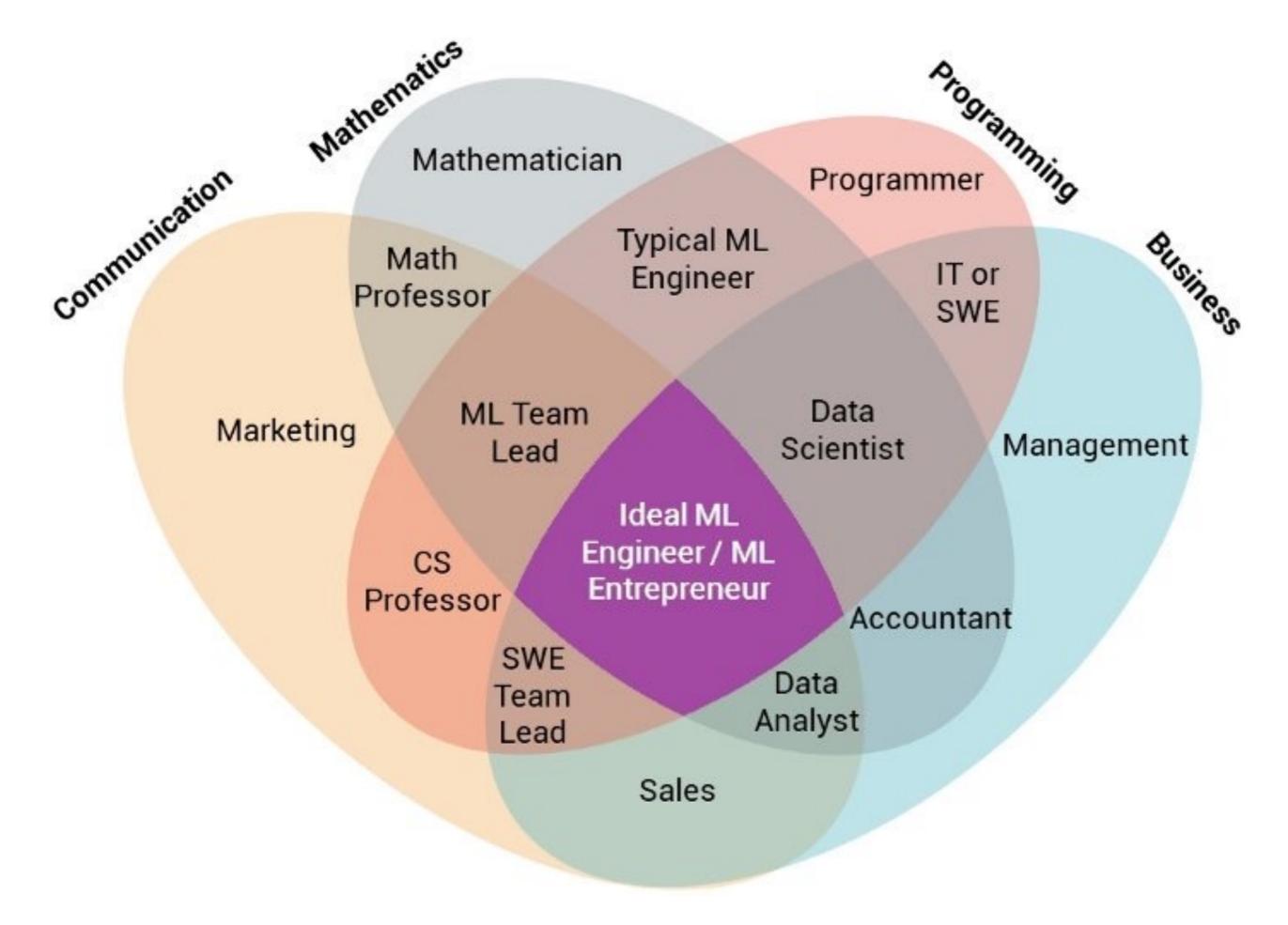
## ❷ AI 취업 방법



# ❷ AI 취업 방법









• Al Engineer



Al Researcher

- ❷ AI 취업 방법
  - 기타
    - ① 도메인 지식

② 공부의 정도

## ❷ AI 서비스 제공 방법

- AI 공부 방법
- AI 취업 방법
- AI 서비스 제공 방법

### Al Challenge

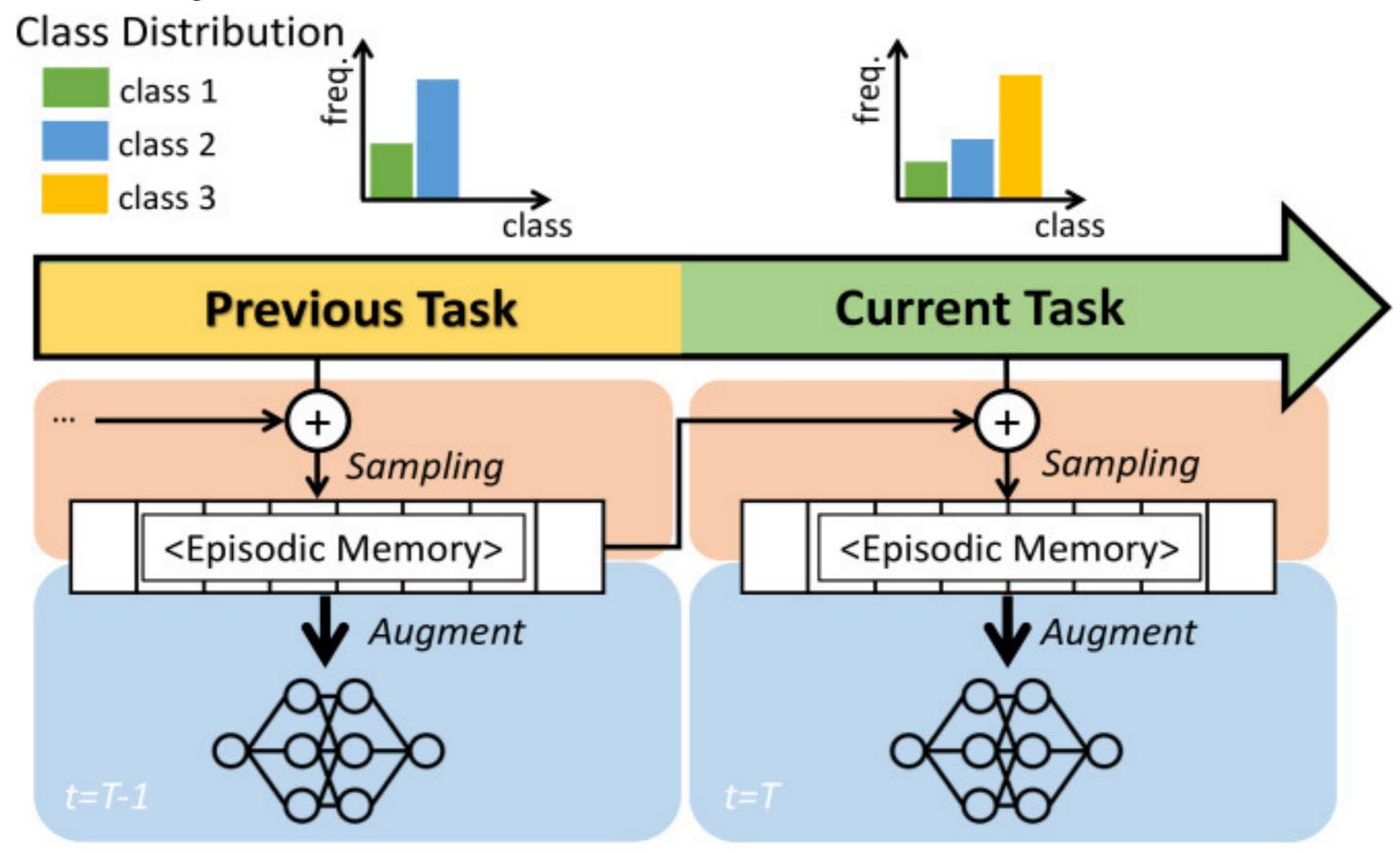
- Kaggle(pdf 같이 보기)
- CLOVA AI RUSH
- Al Challenge
  - ✓ Al Hub
  - ✓ CVPR Workshop
  - ✓ 등..

## 

- Colab
- AWS 무료 크레딧
- GCP 무료 크레딧
  - ✓ Google cloud study jam
- Desktop + GPU
- Laptop + GPU
- GPU 빵빵한 회사 자원..

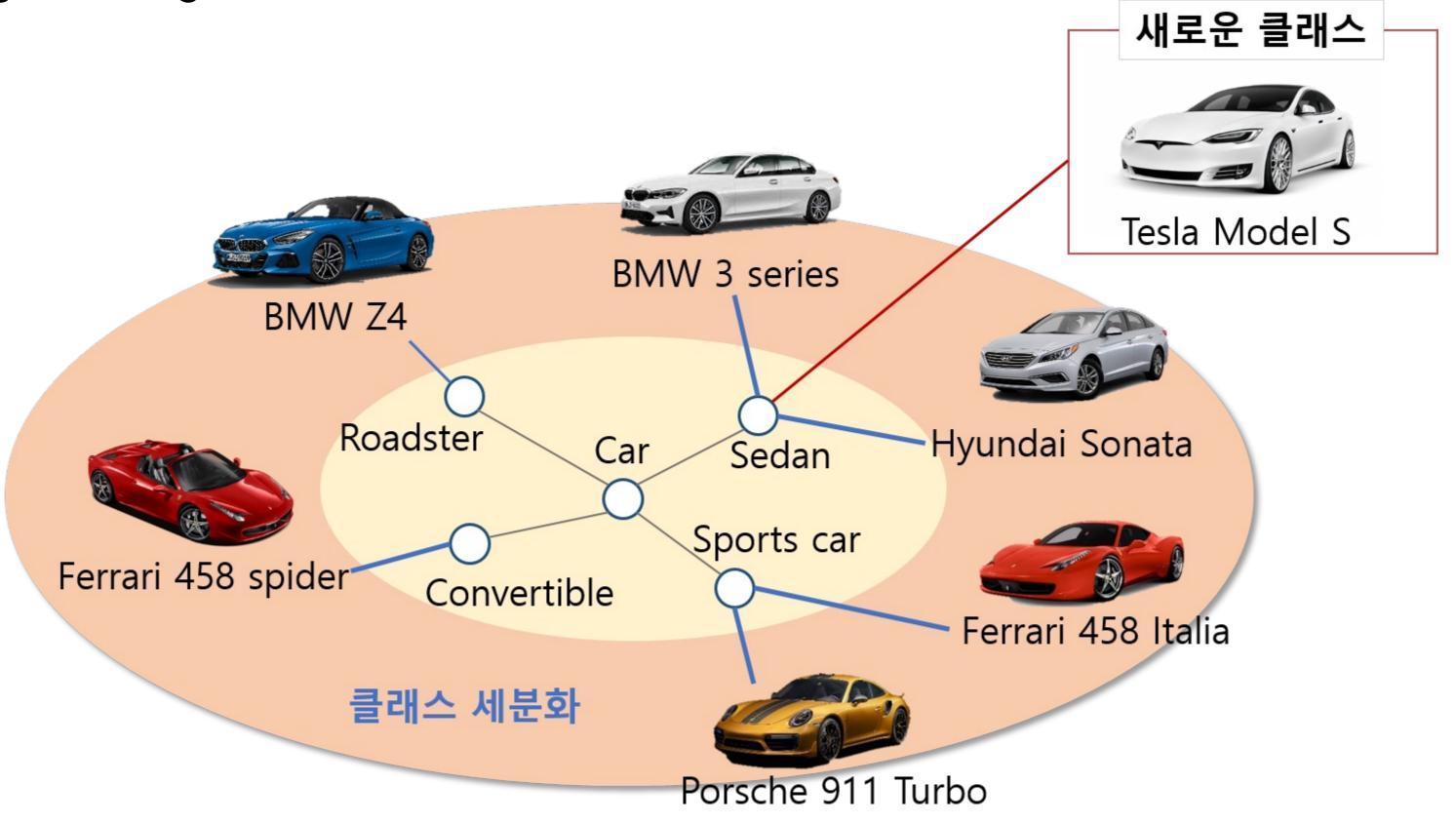
### Continual Learning, Lifelong Learning

Continual Learning



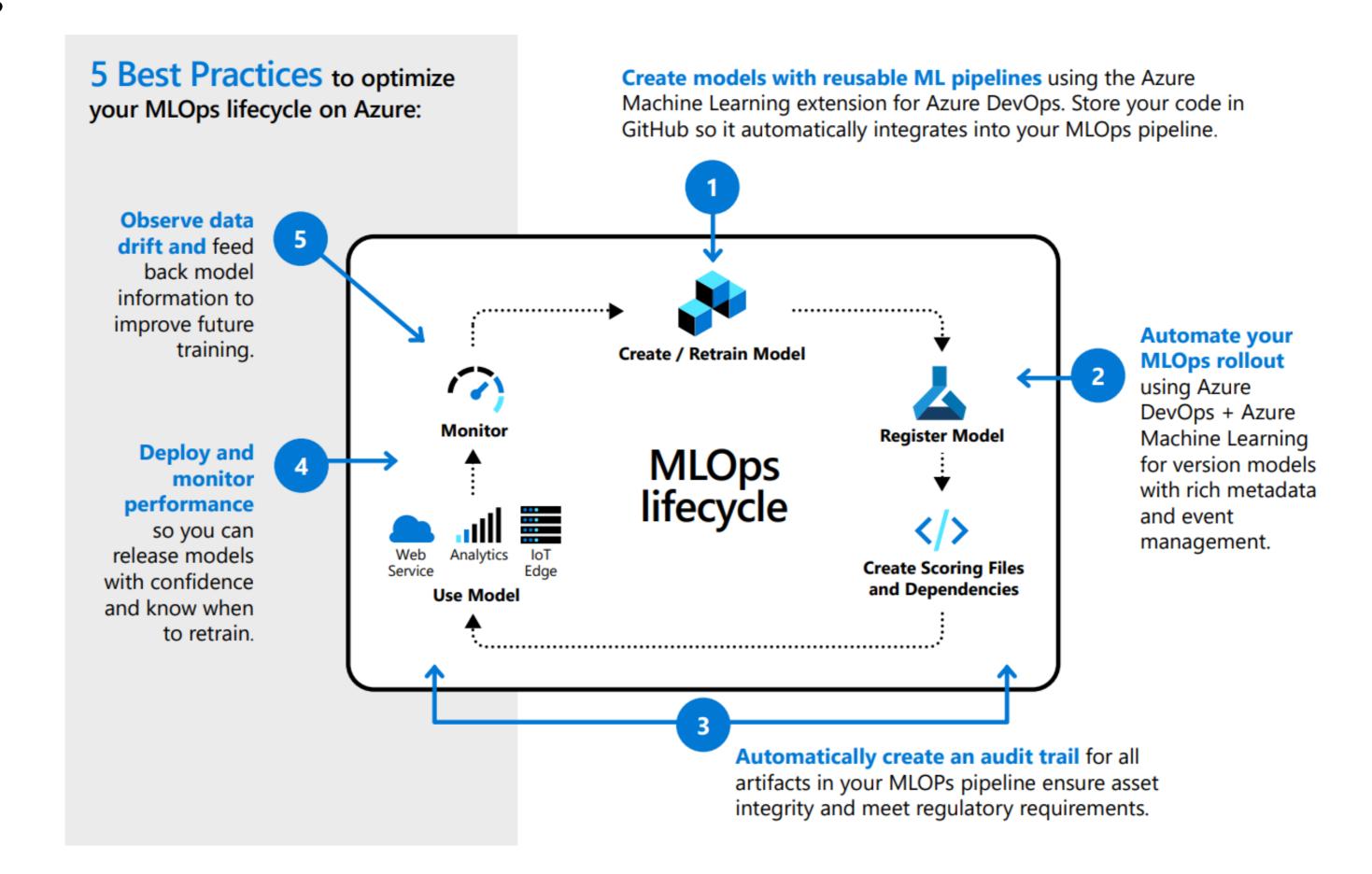
### Continual Learning, Lifelong Learning

Lifelong Learning



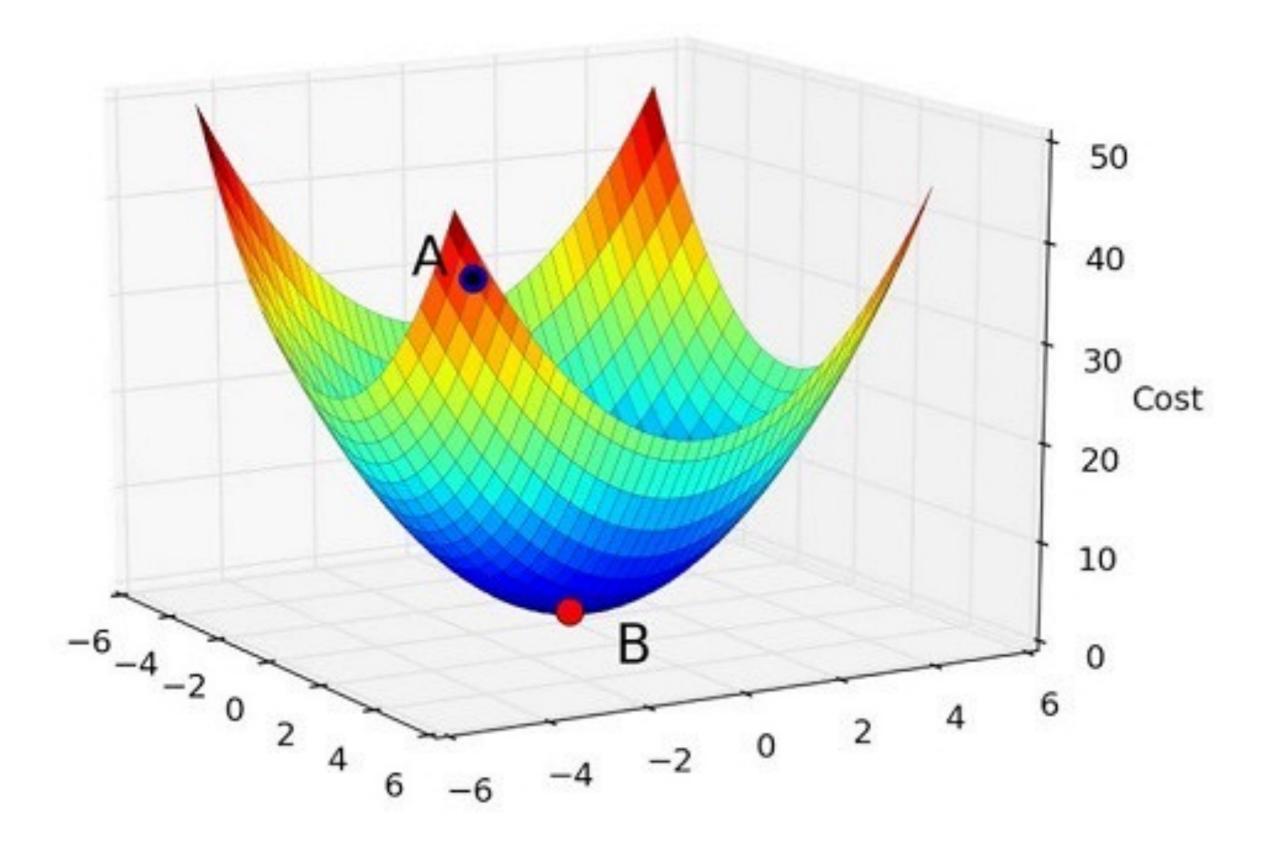
### Continual Learning, Lifelong Learning

#### MLOps

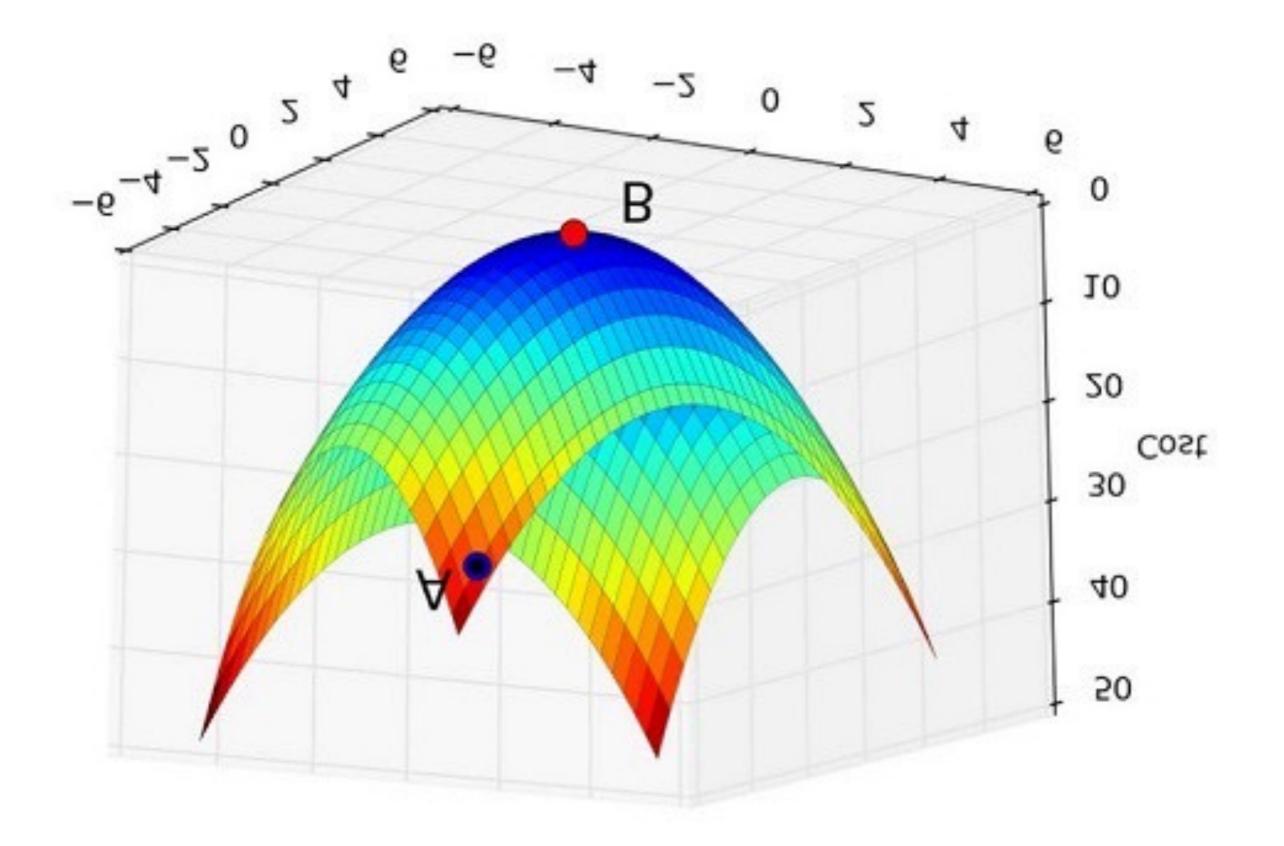




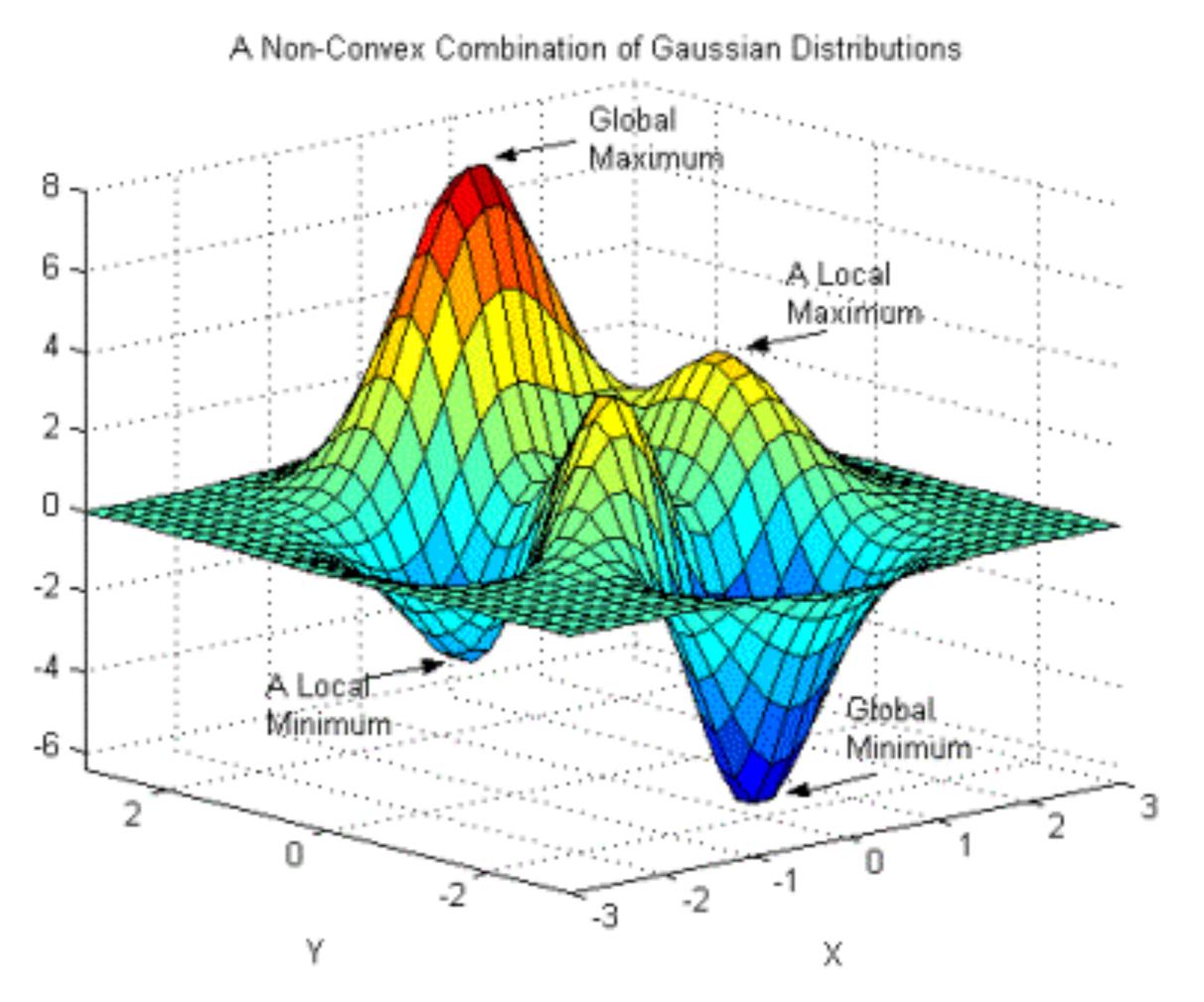










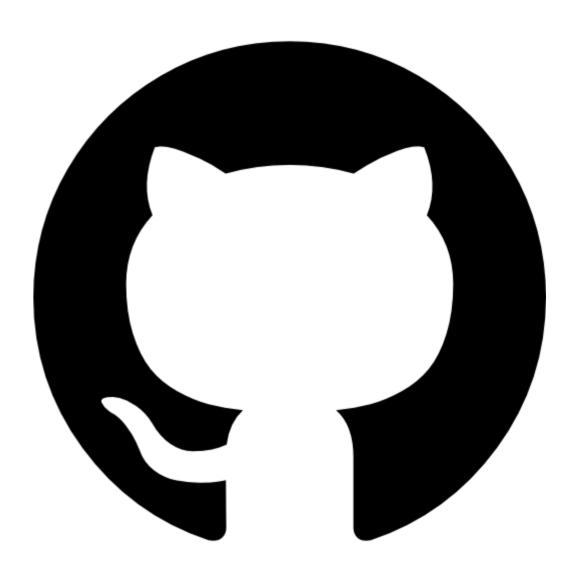


05 마무리









# 크레딧

/\* elice \*/

코스 매니저

콘텐츠 제작자 한서우

강사 한서우

감수자

디자이너 한서우

# 연락처

#### TEL

070-4633-2015

#### WEB

https://elice.io

#### E-MAIL

contact@elice.io

