## 1 2 멀티센터 및 멀티벤더 데이터셋 전반에 걸친 심장 MRI 분할 모델의 일반화 가능성 향상

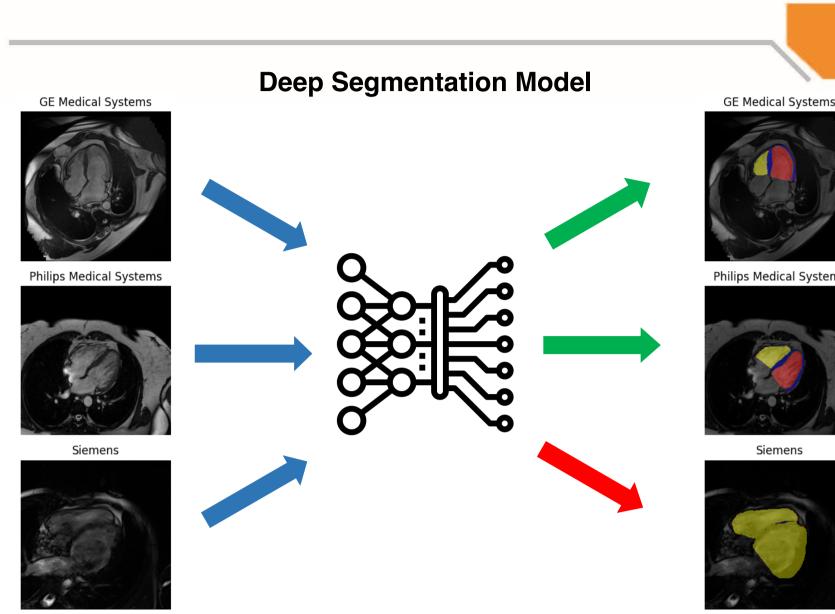
소속 정보컴퓨터공학부

분과 A

팀명 Cyber

참여학생 이슬람 살리흐, 케네스 예라슬, 누가예바 알트나이

지도교수 감진규



연구 목표

딥러닝 기반 기법이 는 **일반화에** 있다.

딥러닝 기반 기법이 심장 MRI 분할에서 점점 더 인기를 얻고 있지만, 현재 딥러닝 모델의 **주요 한계** 는 **일반화에** 있다.

목표: 반지도 학습 및 도메인 적응을 사용하여 심장 MRI 분할을 위한 모델의 일반화 가능성을 향상

일반화 문제의 원인:

- 1. 영상 프로토콜의 변동성.
- 2. 다양한 임상 센터 및 영상 장비 벤더.
- 3. 스캐너별 편향

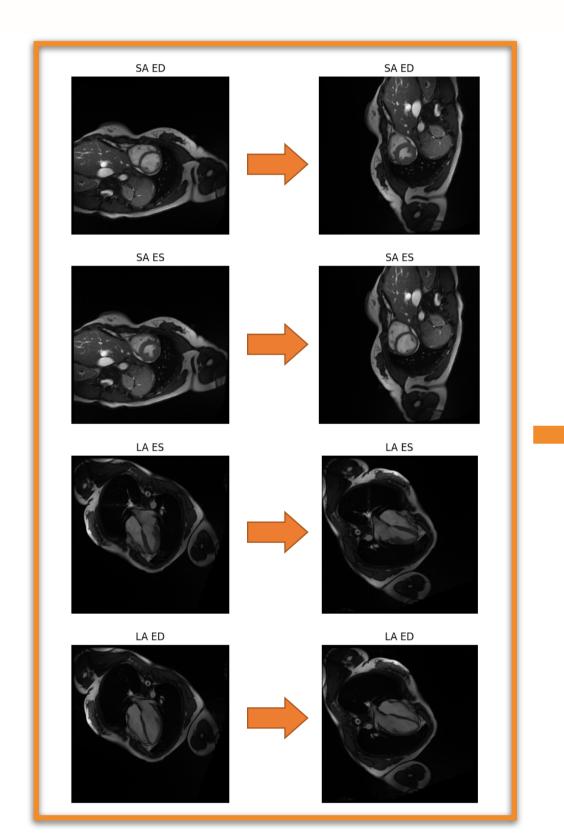
시킨다.

결과

- 1. 적용 가능성 ↓
- 2. 환자 위험 ↑
- 3. 분포 외 데이터에 대한 정확도 ↓

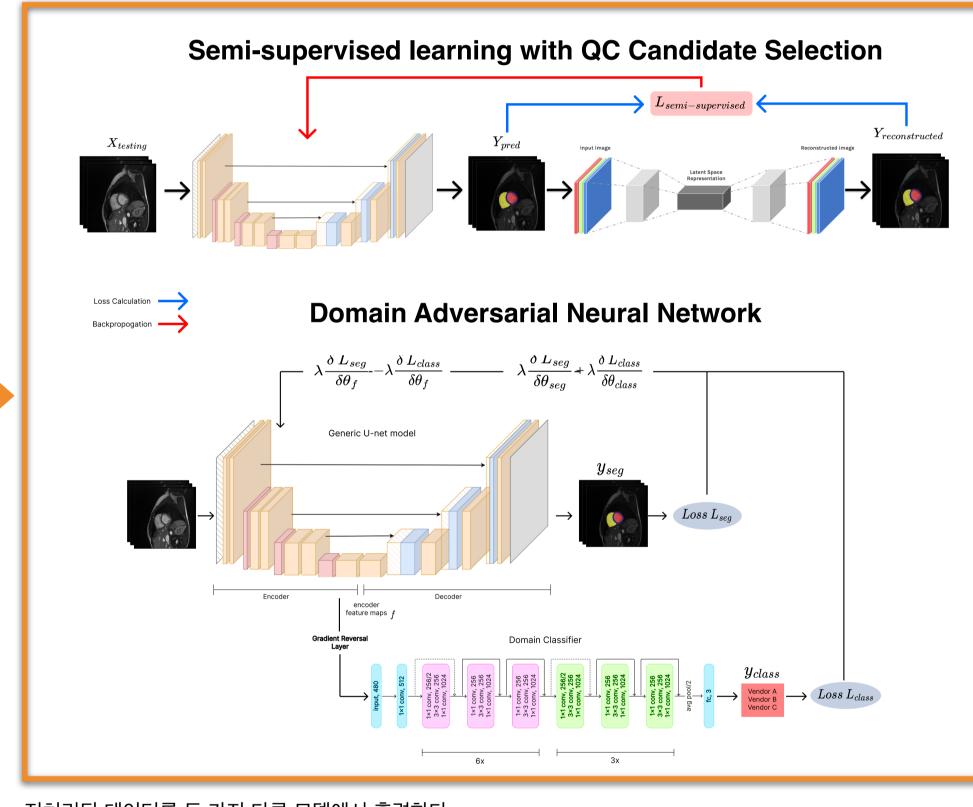
전통적인 딥러닝 모델에서의 **일반화 부족** ⇒ 벤더 간 차이로 인한 **잘못된 분할**.

## 모델 개발 내용



- 목표 공간에 맞춰 MRI 스캔을 **리사이즈한다**.
- 강도 정규화를 적용한다.이미지를 크롭한다.

시스템에 대한 인증 / 등록.

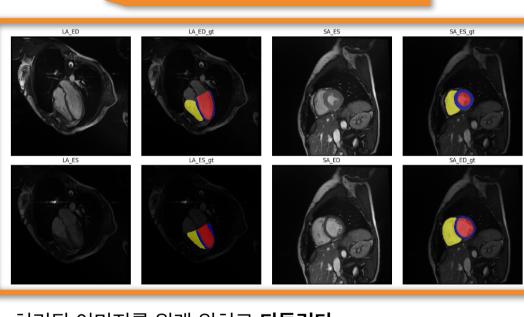


전처리된 데이터를 두 가지 다른 모델에서 훈련한다:

- 1. **Semi-supervised QC Candidate Selection**: 실제 값을 재구성하기 위한 Generic U-net 모델과 Convolutional Auto-encoder로 구성된다.
- 2. **Domain Adversarial Neural Network**: Generic U-net과 수정된 ResNet50을 사용한다.

반지도 학습 모델과 DANN은 기존의 지도 학습 모델보다 명확하 게 더 **나은 성능을** 보여준다.

결과 평가



후처리

- 처리된 이미지를 원래 위치로 **되돌린다**.
- 원래 간격으로 리사이즈 및 리스케일.

전처리

## 시각화

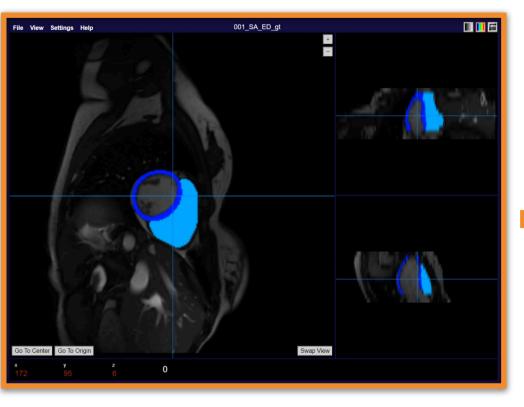
훈련

## 

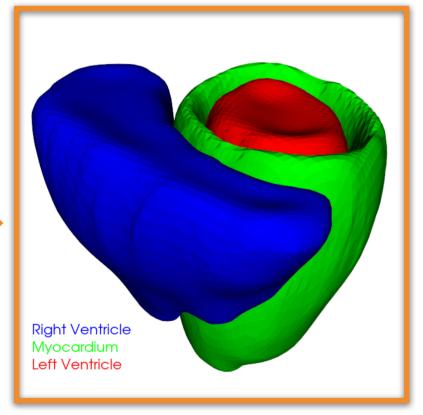
• 스케일링; • 확대/축소;

케일링; • 레이어링; 대/축소; • 다른 구조물에 색 입히기.

주가 도구

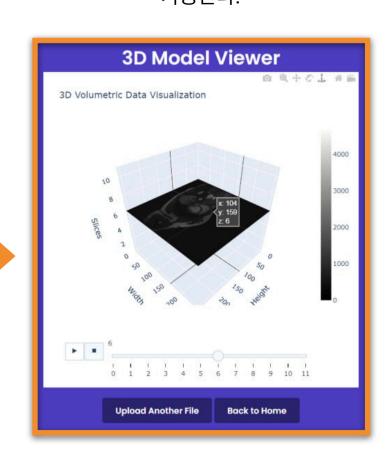


웹 애플리케이션에서, 사용자는 **우심실(RV)**, **좌심실(LV)**, **심장근육(MYO)**에 대한 **세그멘테이션이** 포함된 MRI 스캔 을 보고 분석할 수 있다. 웹 앱에서는 더 나은 검사를 위해 모델을 회 전하고 크기를 조정할 수 있다.



**세그멘테이션이의** 3D 표현.

시간 프레임 및 기타 매개변수는 조정 가능한다.



CINE 이미지는 4D 플롯에서 검사 할 수 있다.



모델 선택: 반지도 학습, 지도 학습, DANN.