



■ 과제 개요

- 공항 내 우범여행자 감시 및 화물 관련 불법행위를 막기 위한 <u>관심대상자 식별 및 추적, 이상행동 탐지를</u> 수행하는 분산 CCTV 환경기반 AI 기술 개발 및 실증
 - 영상 디바이스 종류: 공항 내 분산 CCTV
 - 감시 대상: 우범여행자 및 우범여행자의 동반자 또는 접촉자, 화물 및 점유자
 - 감시 행동: 화물의 투기 및 유기, 전달
- 적용 장소: 각 공항·항만 내 세관(입국장, 환승장, 면세점 등)
- 2024년 인천공항 세관 내 실증 적용 목표
- 관세청 지원 사업, 21년 7월~24년 12월, 4년, 53억
- 공동 연구기관: ETRI, KAIST, 중앙대학교, 이노뎁, YM-나을텍

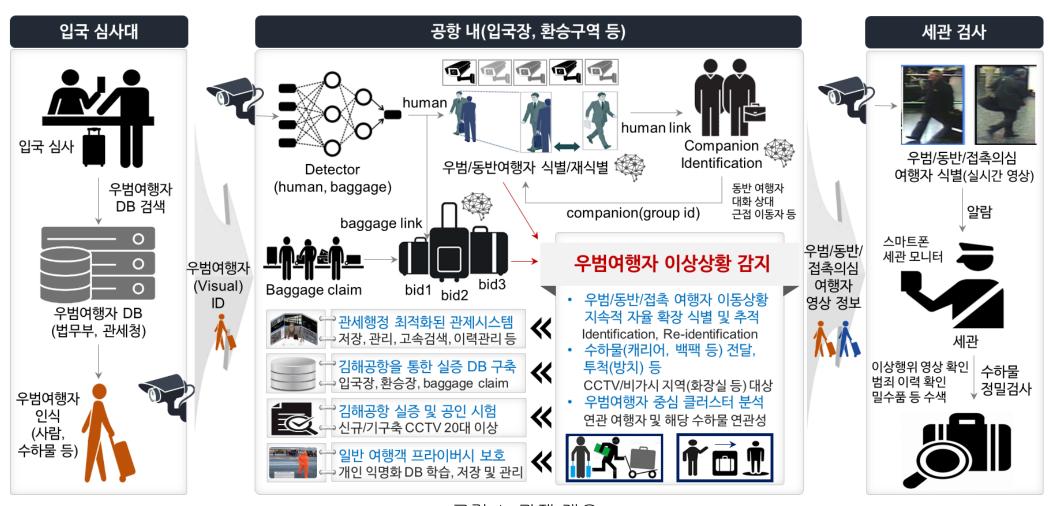


그림 1. 과제 개요

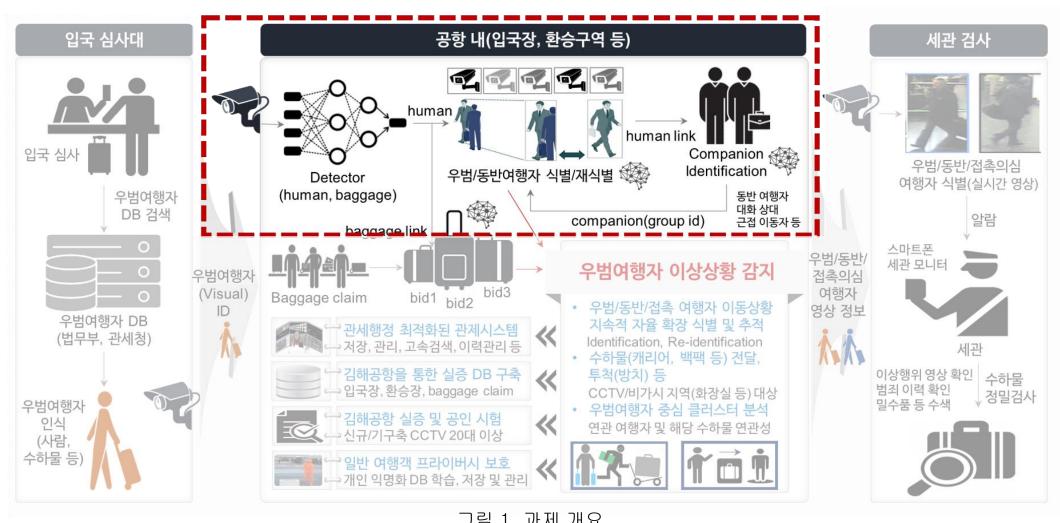
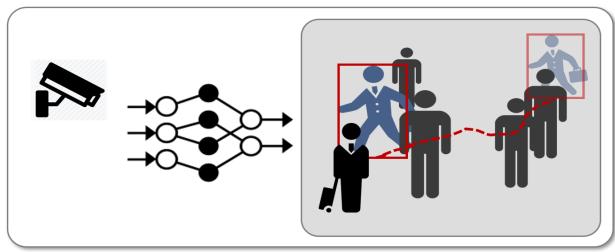
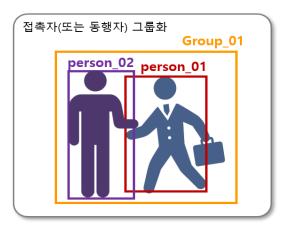
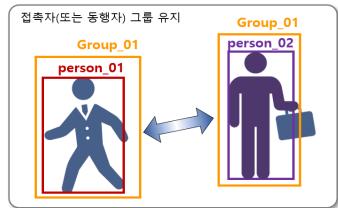


그림 1. 과제 개요



원거리•가려짐에 강인한 객체 검출 및 추적





접촉자(또는 동행자) 그룹화

- ① 관심 객체 검출
- ② 관심 객체 추적(고유한 개별 ID 부여)
- ③ 관심 객체와 상호작용하는 객체의 그룹화(고유한 그룹 ID부여)
- ④ 거리가 멀어져도 개별 ID와 그룹 ID를 유지
- ⑤ 다중 카메라 환경에서도 ID 유지



그림 2. 인천공항 관제시스템 데모 UI

- ① 관심 객체 검출
- ② 관심 객체 추적(고유한 개별 ID 부여)
- ③ 관심 객체와 상호작용하는 객체의 그룹화(고유한 그룹 ID부여)
- ④ 거리가 멀어져도 개별 ID와 그룹 ID를 유지
- ⑤ 다중 카메라 환경에서도 ID 유지



1. 객체 검출 네트워크 (Object Detection)

- YOLOv5
 - 각 기관별 알고리즘의 통합을 위해 검출기(Detector)의 통일이 중요
 - 실시간, 경량 네트워크, 안정성, 범용성(다른 알고리즘과의 호환성)

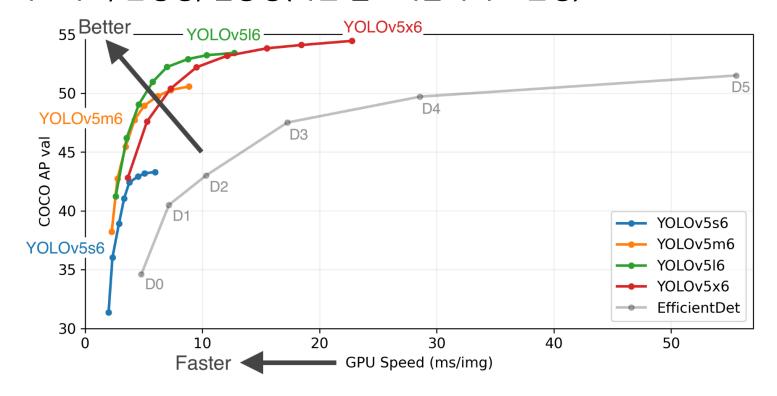
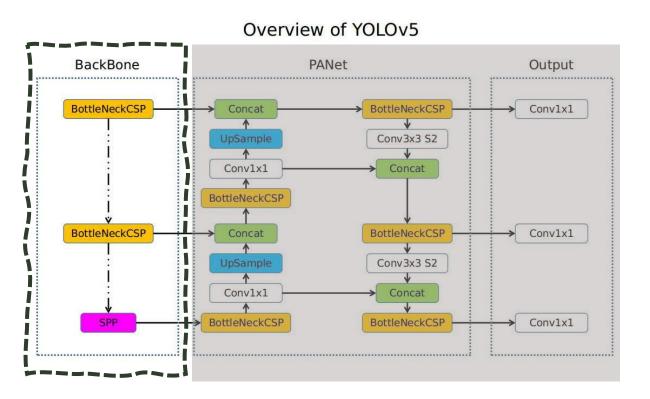


그림 3. 각 검출기 별 처리속도(x축), 정확도(y축), 입력 해상도(점)

1. 객체 검출 네트워크 (Object Detector)



- 백본(BackBone) or Head 네트워크
 - 특징 추출기(Feature extractor)
 - VGG16, ResNet 50 등 ImageNet으로 학습된 네트워크 사용
 - YOLOv3 이전: Darknet53
 - YOLOv4 이후: CSP-Darknet
 - 전체 네트워크 파라미터 중 가장 많은 부분을 차지
 - 백본 크기에 따라 S, M, L, X 등으로 구분









Small YOLOv5s

 $\begin{array}{c} \text{14 MB}_{\text{FP16}} \\ \text{2.2 ms}_{\text{V100}} \\ \text{36.8 mAP}_{\text{coco}} \end{array}$

Medium YOLOv5m

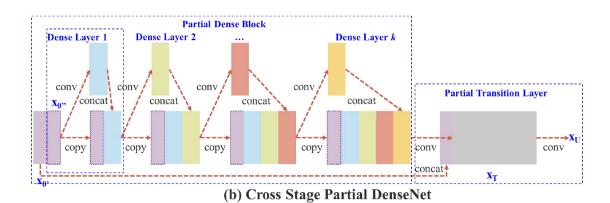
41 MB_{FP16} 2.9 ms_{V100} 44.5 mAP_{COCO} YOLOv5I

90 MB_{FP16} 3.8 ms_{V100} 48.1 mAP_{COCO} XLarge YOLOv5x

 $\begin{array}{c} 168 \; \mathrm{MB_{FP16}} \\ 6.0 \; \mathrm{ms_{V100}} \\ 50.1 \; \mathrm{mAP_{COCO}} \end{array}$

1. 객체 검출 네트워크 (Object Detector)

Overview of YOLOv5 BackBone Output **PANet** Conv1x1 UpSample Conv3x3 S2 Conv1x1 Concat BottleNeckCSP **BottleNeckCSP** BottleNeckCSP Conv1x1 **UpSample** Conv3x3 S2 Conv1x1 Concat Conv1x1

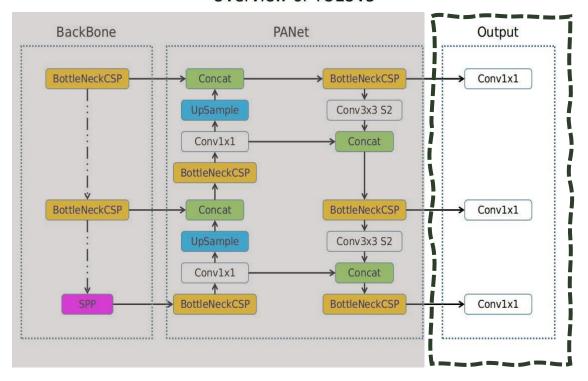


Neck

- 백본은 컨볼루션을 거치며 특징맵의 크기가 작아짐
- 256 × 256, 128 × 128, ..., 8 × 8
- 특징맵의 크기가 작아짐에 따라 detail은 손실되지만 noise robust한 핵심적 특징만 남음
- 검출의 경우 왜곡, 가려짐 등 상황에서 강건한 특징
- <u>각 특징맵의 특성을 최대한 활용하기 위해 Upsample,</u> Concat, Residual, Attention 등의 연산을 활용

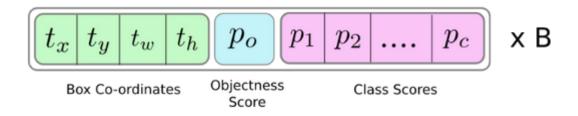
1. 객체 검출 네트워크 (Object Detector)

Overview of YOLOv5



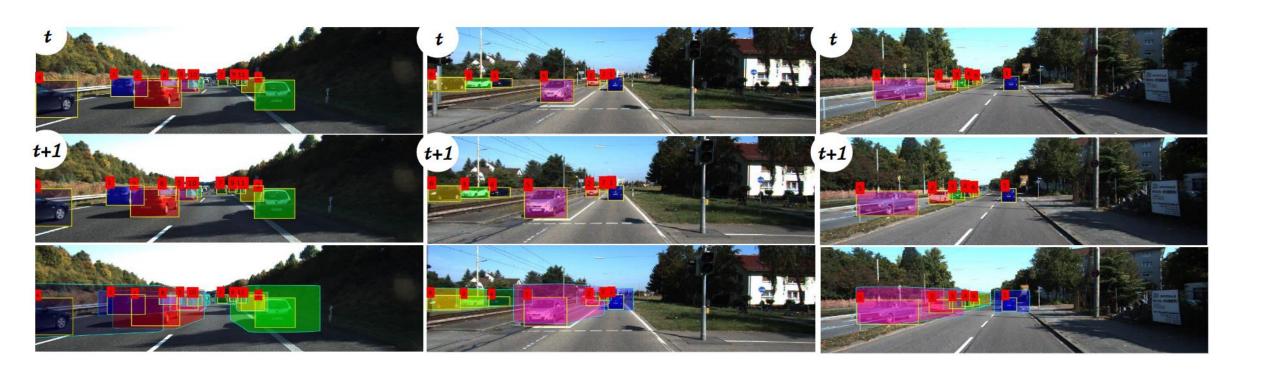
Output

- B개 객체의 x, y 위치 좌표, 박스의 가로 세로 크기
- 박스가 객체 or 배경 Confidence Score
- 박스내의 객체가 어떤 Class인지 Score



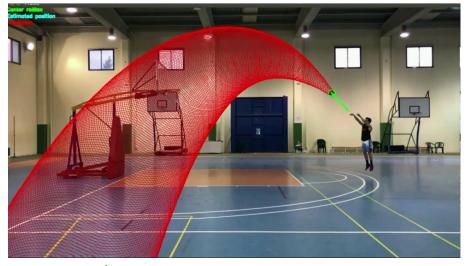
2. 다중 객체 추적 네트워크 (Multiple Object Tracker)

- 검출기에서 나온 객체는 단일 프레임 기준으로, 다음 프레임과 관련성이 없음 $B_t \neq B_{t+1}$
- 다음 프레임과 연관성을 만들어 객체에 고유한 ID를 부여하기위해 객체 추적 알고리즘이 필요



2. 다중 객체 추적 네트워크 (Multiple Object Tracker)

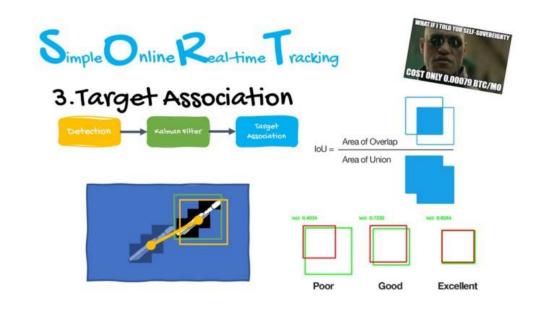
- 칼만 예측(Kalman Prediction)
 - 이전 정보를 바탕으로 다음 값을 예측하는 방법
 - 포탄의 탄도 예측, 발사된 원점 예측 등에서 높은 성능을 보장
 - 미사일 등 별도의 추진체를 통해 회피기동 등 불규칙한
 이동경로는 예측의 오차가 발생할 수 있음





2. 다중 객체 추적 네트워크 (Multiple Object Tracker)

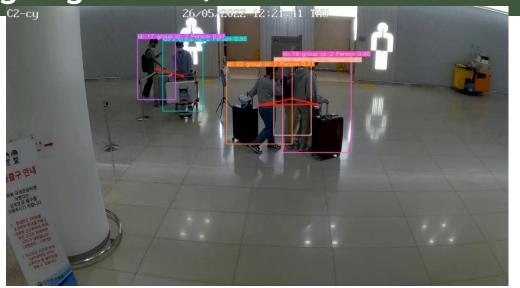
- Deep Sort (Simple Online Realtime Tracking)
 - ① 칼만필터를 통해 1차 경로 예측
 - ② 불규칙한 이동의 경우 Target Association을 통해 칼만필터 업데이트 및 위치 보정
 - Target Association
 - 박스간의 거리를 최소화하는 네트워크 학습
 - Re-Identification 네트워크를 이용해 객체 판별



• Person Re-Identification : 복수의 다양한 각도, 시점에서 찍은 카메라에서 동일 인물을 찾기

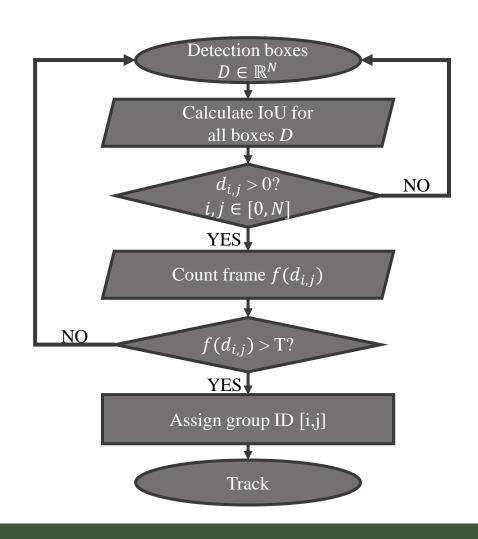


- 인천공항의 입국자 중 전과자 · 마약사범 등
 우범여행자는 주로 혼자가 아니라 일행, 전달책 등
 그룹으로 행동
- 더불어, 가족 단위 여행객의 경우 아동 및 노인이
 실종된 경우 가족의 그룹 ID를 통해 쉽게 검색 가능
- 그룹을 판단하기 위해서는,
 - ① 유사한 동선(Tracjectory)
 - ② 상호작용(대화, 화물의 전달) 행위가 일정시간 이상 지속되어야 함

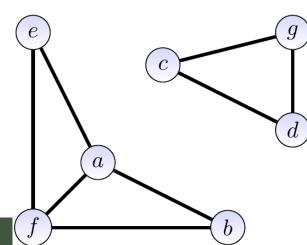




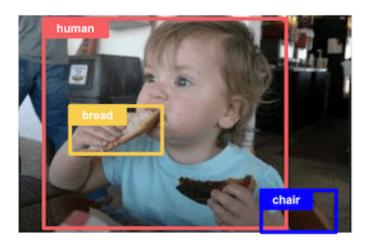
I. 유사한 동선의 경우

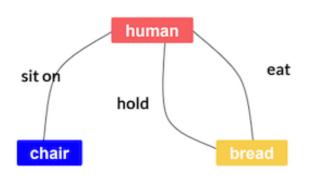


- ① 객체 검출기와 추적기를 통해 얻어진 객체 벡터 D
- ② 서로 다른 박스간의 겹쳐짐(loU) 계산
- ③ 겹쳐짐이 0이상이면 그래프 생성 및 프레임 카운트
 - 박스 크기에 비례해 상대적 크기 고려
- ④ Theshold 이상이면 그룹 ID 부여
- ⑤ 개별 ID와 그룹 ID 추적



- Ⅱ. 객체들간의 상호작용(화물의 전달)
 - Human Object Interaction (HOI) Detection 방법 사용
 - Object Detection의 하위 task로 박스들간의 그래프를 생성하고 행동을 예측하는 기술





bboxes^{human}, bboxes^{obj}

{Human, Chair, Sit on} {Human, Bread, Hold} {Human, Bread, Eat}

II. 객체들간의 상호작용(화물의 전달)



Airport / Baggage / Mask off / Index: Carry



Airport / Depart / Mask off / Index: Carry



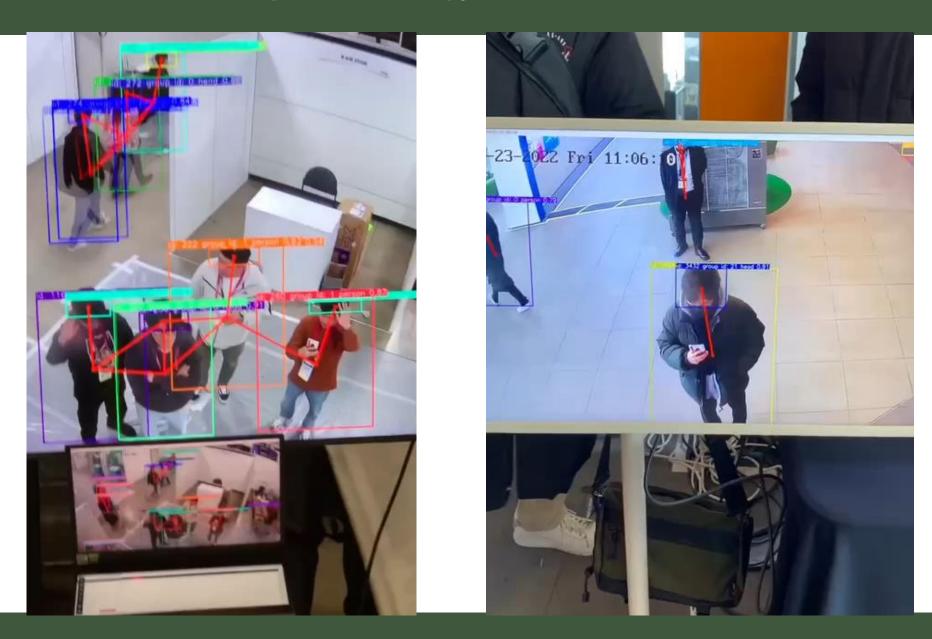
다중 객체 추적 알고리즘, 높은 카메라 앵글



다중 객체 추적 알고리즘, 높은 카메라 앵글, 작은 객체



노트북 환경(RTX 2070), 실시간 구동 시연 영상





Thank You