# PIA: POBBAMI In the Air

POSCO AI & Big Data Academy 8기 B반 1조 AI Project 공해인, 김소희, 박다연, 성준혁, 장하민, 이건우

# 목차

- 1 프로젝트 소개
- Night to Day 변환
- 모델 설계 및 학습
- 4 Drone
- **5** 개선사항 및 응용분야

# 1. 프로젝트 소개

## 01 추진 배경 ①

#### 기존 고정형 CCTV 의 한계





• 위치와 각도에 따라 사각지대 발생

#### 드론을 이동형 CCTV로 활용



- 넓은 범위 촬영 가능
- 사각지대 해소

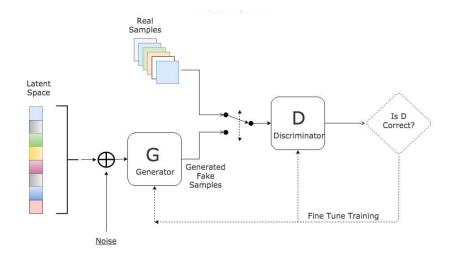
# 01 추진 배경 ②

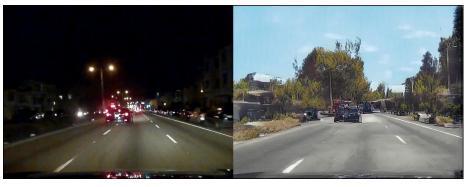
#### CCTV 야간 감시 기능 미흡



• CCTV 화면은 야간에 사람 및 사물에 대한 식별 능력이 떨어짐

#### 딥러닝을 사용하여 낮 영상 변환





# 02 프로젝트 구조도

#### **DRONE**



Main.py

Multi-thread

영상 촬영 드론 비행





밤 이미지

#### WorkStation



TodayGAN Model

밤 -> 낮 변환

낮 이미지 출력

# 2. Night to Day 변환

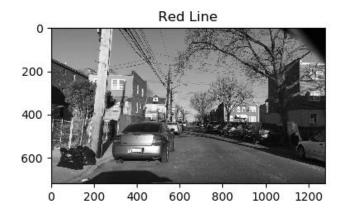
## 01 낮과 밤의 기준

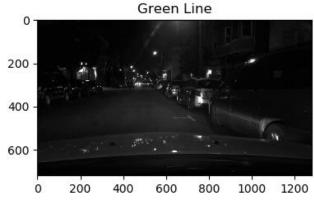
✓ 관련 선행연구 조사 결과, 낮과 밤 이미지에 대한 명확한 기준 없음

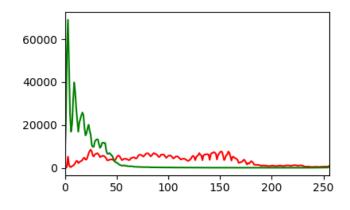
저자	데이터셋	낮/밤의 기준	설명
안남현, 강석주 (2018)	직접 수집	없음	야간 및 주간 도로 영상을 수집했다고 서술
조상흠 등 (2019)	Berkeley Deep Drive	없음	낮, 밤 시간대에 수집한 이미지라고 서술
Fisher Yu et al (2018)	Berkeley Deep Drive	없음	하루 중 다른 시간대에 수집하였다고 서술
Romera et al (2019)	직접 수집 + Alderley, Milford	없음	낮과 밤에 데이터를 수집했다고 서술

### ○1 낮과 밤의 기준

- ✓ BDD 낮 이미지의 평균 픽셀 범위는 80-143, 밤 이미지의 평균 픽셀 범위는 14-64
- → 낮 이미지는 픽셀값 평균이 80이상, 밤 이미지는 픽셀값 평균이 64 이하
- ✓ 드론으로 직접 수집한 낮, 밤 이미지의 픽셀값 평균을 확인한 결과, 해당 기준 충족
- → 낮 이미지는 픽셀값 평균이 85이상, 밤 이미지는 픽셀값 평균이 10 이하

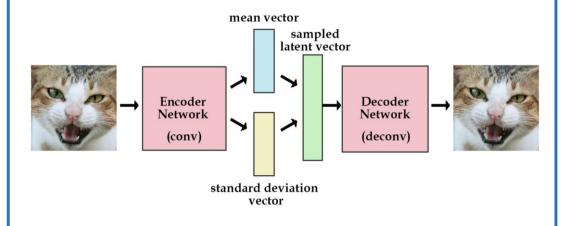






#### 10VAE(Variational Auto-Encoder,2013)

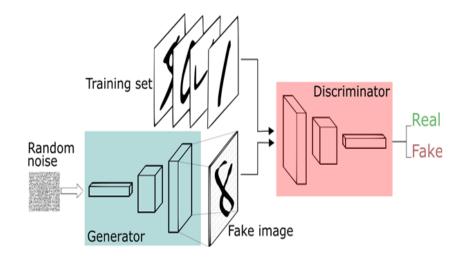
데이터의 확률분포를 학습해 encode과 decoder가 Input을 복원하는 생성 모델



모델 성능 비교가 쉽지만 결과가 좋지 않음

#### 2GAN(Generative Adversarial Networks, 2014)

두 개의 신경망이 서로 대립적으로 이미지를 만들고 판별하며 Input과 비슷한 결과를 만들어내는 생성 모델



모델 성능 비교가 어렵지만 결과가 좋음

GAN

Training Output Paper

Supervised

Pair쌍이 필요

Uni-model PixPix

Multi-model —— Bicycle GAN

Image-to
-Image
Translation

Unsupervised

Pair쌍이 필요 없음

Uni-model

1:1

CycleGAN,
DiscoGAN

Multi-model

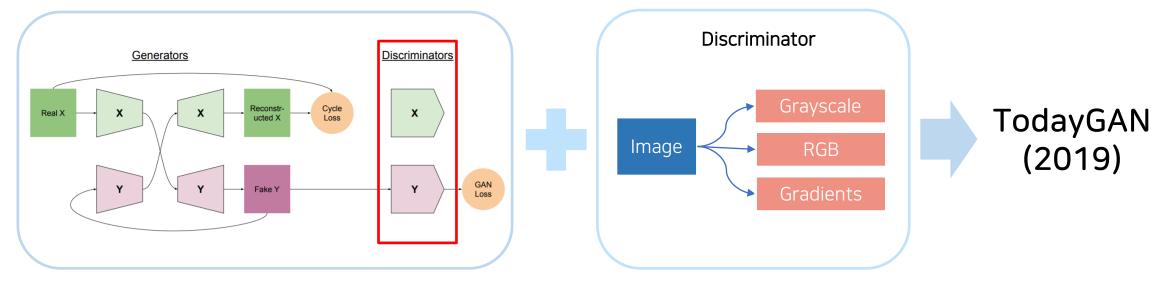
1:N

TodayGAN,
StarGAN

- Generative Adversarial Networks (Ian J. Goodfellow 外/ 2014)
- ▶ 이란 가짜 이미지를 만들어 내는 Generator와 이미지가 진짜인지 가짜인지 판별하는 Discriminator가 경쟁하며 학습하는 과정을 통해 진짜같은 가짜 이미지를 만들어내는 모델
- Unpaired Image-to-Image Translation using Cycle-Consistent Adversarial Networks (Jun-Yan Zhu 外/ 2017)
- ▶ 은 Paired Dataset이 없는 경우 이미지 변환을 위한 GAN모델로 Cycle-Consistency Loss를 줄이는 방향으로 학습 진행하는 모델
- Night-to-Day Image Translation for Retrieval-based Localization (Asha Anoosheh, Torsten Sattler 外/ 2019)
- ▶ 은 ComboGAN을 바탕으로 Discriminator를 3개의 채널로 이루어진 구조로 바꿔 더욱 이미지 변환 퀄리티를 높인 모델

#### TodayGAN의 구조

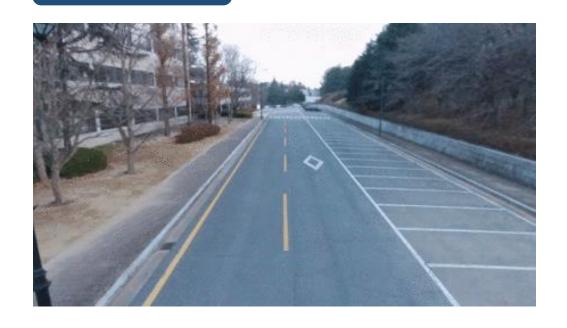
CycleGAN (2017)



# 3. 모델 설계 및 학습

# 01데이터 수집방법

#### 드론 이용





드론을 이용하여 밤과 낮 학습 데이터 영상 촬영 (Rist 주차장 일대 촬영)

### 01데이터 수집방법

#### 데이터 수집 1차

• DAY: 오후 12시

• NIGHT: 오후 4시 30분 ~ 5시 15분

• 구역: 연구 4동 앞 광장, 본관으로 이어지는 대로

Day Image: 평균 pixel 85 이상 Night Image: 평균 pixel 64 이상



Day Image 는 기준을 충족하나 night image는 기준을 충족 하지 못함

#### 데이터 수집 2차

• DAY : 오후 4시 ~ 4시 반

• NIGHT: 오후 7시 30분 ~ 8시

• 구역: 연구 4동에서 RIST식당 대로 및 뒷길

Day Image: 평균 pixel 85 이상 Night Image: 평균 pixel 10 이하



Day and Night image 기준을 충족

# 02 모델 구현과정\_CycleGAN

#### CycleGAN 구현과정

#### 1. 데이터 원본으로 CycleGAN 학습 시 결과가 좋지 않음

- 밤 data 밝기 조절
- 밤 data gamma 조절
- gamma 조절 후 histogram equalizer 실시
- Histogram equalizer 실시 후 median filter 적용

#### 2. 이미지 정제 후 CycleGAN 모델 학습 실시

- 최적의 parameter를 찾기 위해 동일한 조건 설정 후
- parameter 변경을 통해 CycleGAN 학습 결과 비교

Parameter	기준	
Epoch	20	
Train image	772 (낮) 290/ (밤) 482	
lmage size	640 x 360	
Learning rate	2e-4	
Optimizer	Adam	

# 02 모델 구현과정\_CycleGAN

#### 결과개선 ①

- Generator의 Loss가 줄어들지 않고 Discriminator의 Loss만 낮은 현상 발생
- 동일하게 학습을 진행하더라도 Generator의 학습력이 낮다고 판단
  - ≫ Generator를 1 epoch당 4번 학습진행하여 Discriminator와의 균형 확보

#### 결과개선 ②

- 인공신경망 학습 시 최적해를 찾기위해 Learning Rate를 학습이 진행됨에 따라 감소시켜 학습 개선
- 'Adam optimizer에 Learning rate decay를 적용하면 학습이 빠르게 되는 사례를 발견
  - ≫ Learning rate decay를 TRUE로 변경하여 적용

#### 결과개선 ③

- One-sided label smoothing이란 GAN 학습시 실제 데이터에 대한 target값을 1보다 약간 작은 값으로 대체하여 Discriminator가 Generator의 공격에 효율적으로 대응할 수 있도록 파라미터 변경
- ≫ One-sided label smoothing을 1에서 0.9로 변경하여 적용

# 02 모델 구현과정\_TodayGAN

#### TodayGAN 구현과정

- 1. 드론으로 수집한 영상데이터를 통해 이미지 프레임 추출
  - Day 영상 5개, Night 영상 5개
  - 추출 이미지 1,293개
- 2. Train/Test epoch 비교를 통해 최적의 epoch 선정
  - 적정 epoch 수를 200회로 조정
  - 그 이상의 epoch은 학습결과에 큰 영향 없음

격고	L71	ᅵᅵᅥ
	ΓノI	

- 학습 결과 이미지에 없던 차량이 생성되는 문제가 발생
  - 기존 데이터 셋과 병합하여 다양한 환경에서의 모델 학습 진행

Parameter	기준	
Epoch	200	
Train image	1,293 (낮) 774/ (밤)519	
lmage size	1318 x 741	
Learning rate	2e-4	
Optimizer	Adam	

# 03 최종 모델 선정

Epoch 100회 학습 결과

원본 이미지

CycleGAN

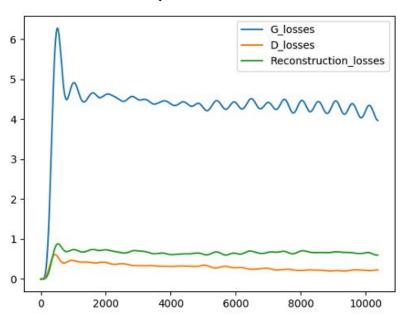
TodayGAN



## 03 최종 모델 선정

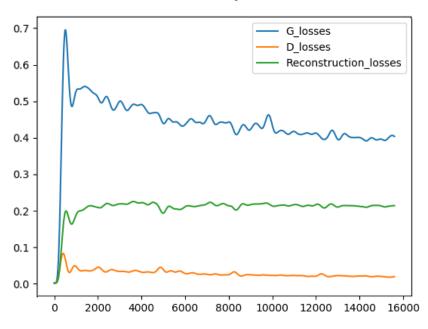
#### 모델 별 Loss 비교(Epoch 100회)

#### CycleGAN



Generator Loss 4
Discriminator Loss 0.5
Reconstruction Loss 1

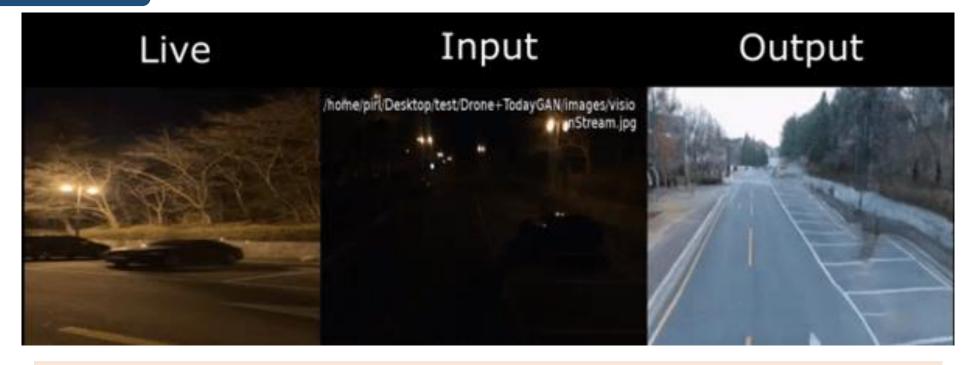
#### **TodayGAN**



Generator Loss 0.4 Discriminator Loss 0.2 Reconstruction Loss 0.05

### 04 시연 영상

#### 최종결과



▶ 실시간 밤 화면에 촬영되는 차량이 낮 화면에 나타나지 않음 변환하는 과정에서 delay 발생에 따라 화면이 고르지 못한 한계가 존재

# 4. Drone

#### 01 드론제어





#### Parrot for Developers

Parrot Drones SDK, librairies, open-source projects...

Paris,FR http://developer.parrot.com

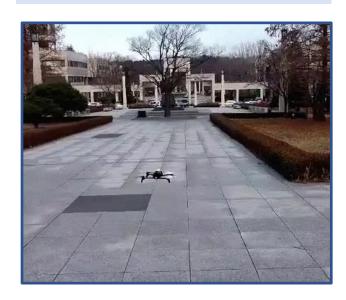
Bebop.safe\_takeoff() 이륙



Bebop.fly\_direct(pitch=50) 직진



Bebop.flip(direction="left") 회전



## O2이미지 변환 Process



Main.py

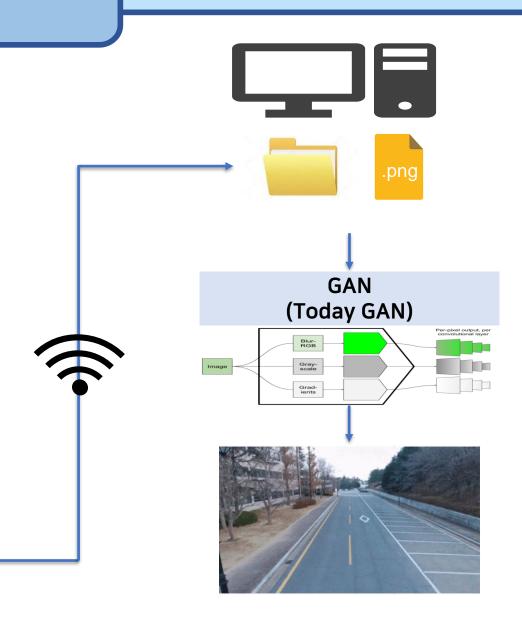


Pyparrot.Bebop

Pyparrot.DroneVisionGUI

class DroneVisionGUI

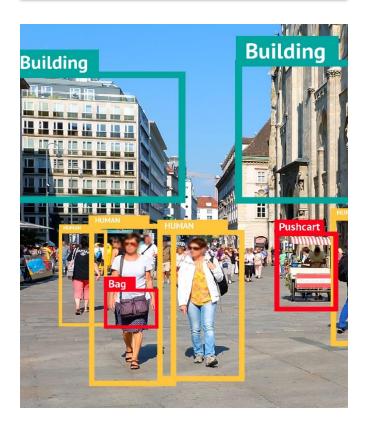
def \_buffer\_vision(self)



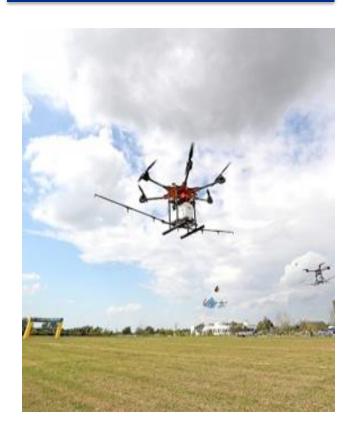
# 5. 개선사항 및 응용분야

# 01개선사항

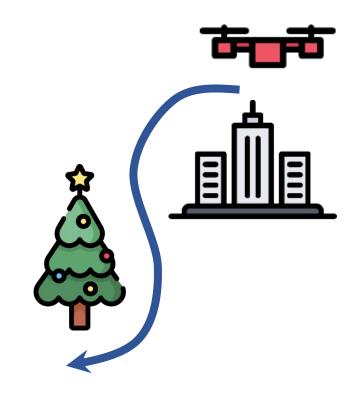
## Object Detection



### 자율주행

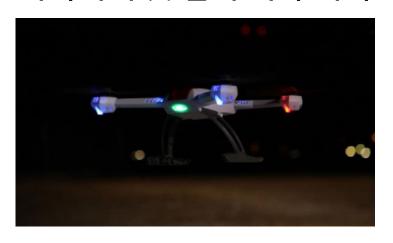


### 장애물 회피



# 02 응용분야

#### ① CCTV 사각지대 및 범죄 취약 지역 야간 순찰





② 재난, 재해 상황 시 야간 수색 용도





### 03조원 소개

성준혁 (AI프로젝트장)

- -엔진팀
- -코드분석
- -모델구현

공해인 (조장)

- -엔진팀
- -코드분석&모델서치
- -프로젝트 영상

이건우

- -엔진팀
- -코드분석
- -모델구현

박다연

- -학습팀
- -모델구현&학습
- -논문분석

김소희

- -학습팀
- -모델구현&학습
- -보고서

장하민

- -학습팀
- -모델구현&학습
- -프로젝트 영상

# Q&A

# 감사합니다◎