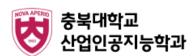
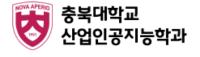
YOLO HYPS setting hyperparameters

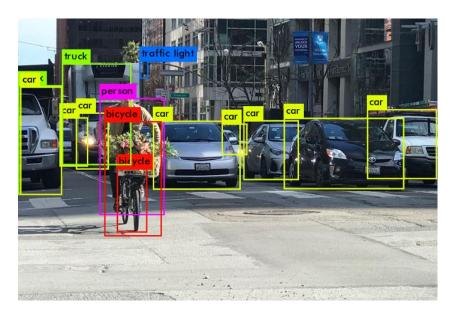
이준혁 2023254019

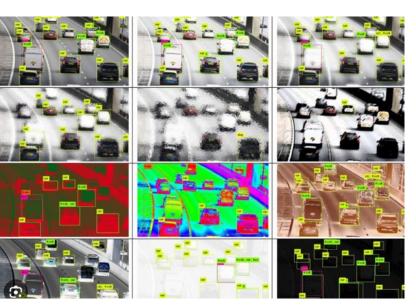


2024. 05. 27

YOLO 모델 소개



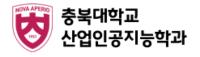


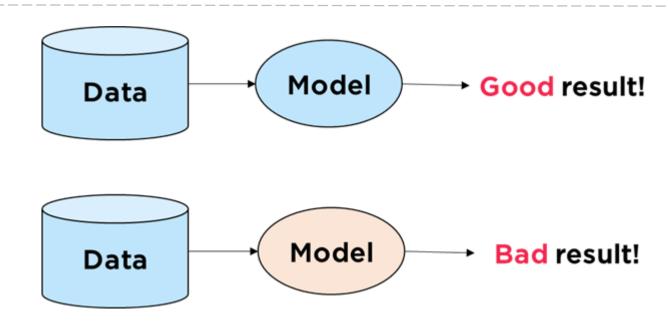




- •YOLO는 "You Only Look Once"의 약자로, 실시간 객체 탐지를 위한 딥러닝 모델
- •단일 패스에서 이미지 전체를 처리하여 빠르고 효율적인 탐지가 가능
- •빠른속도: 빠른 처리 속도 덕분에 실시간 애플리케이션에 적합
- •단순성: 한 번의 패스로 객체 탐지 수행
- •정확도: 고해상도 이미지에서도 높은 정확도를 유지
- •보안 시스템: CCTV 영상에서의 실시간 객체 탐지
- •자율 주행: 차량 주변 환경 인식 및 장애물 탐지
- •스포츠 분석: 경기 중 선수와 공의 위치 추적

하이퍼파라미터의 정의





•하이퍼파라미터의 정의:

- 하이퍼파라미터는 모델 학습 과정에서 사용자가 직접 설정하는 값
- 모델의 성능과 효율성에 큰 영향을 미치며, 최적화가 필요

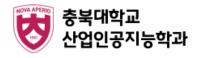
•하이퍼파라미터와 모델 파라미터의 차이점:

- **모델 파라미터**: 학습을 통해 자동으로 조정되는 값들 (예: 가중치, 바이어스).
- 하이퍼파라미터: 학습 전에 설정하는 값들 (예: 학습률, 에포크 수).

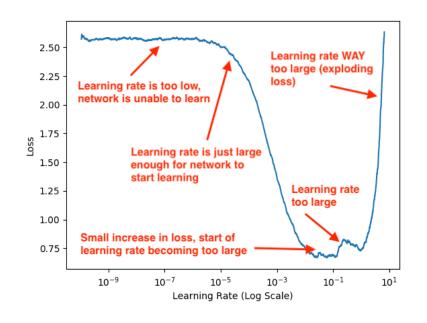
•하이퍼파라미터의 중요성:

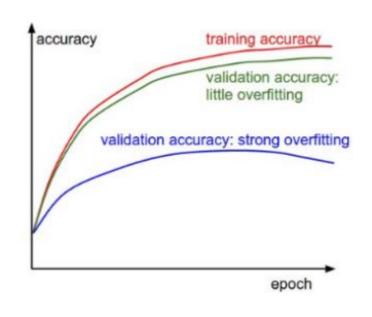
- 적절한 하이퍼파라미터 설정은 모델의 성능 향상에 필수적
- 잘못된 설정은 과적합을 초래할 수 있음

•YOLO의 주요 하이퍼파라미터



•YOLO 모델에서 조정할 수 있는 주요 하이퍼파라미터





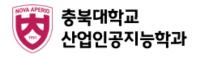
- 학습률 (learning rate)

- 역할: 모델이 가중치를 업데이트하는 속도.
- 중요성: 너무 높으면 학습이 불안정해지고, 너무 낮으면 학습이 느려짐.

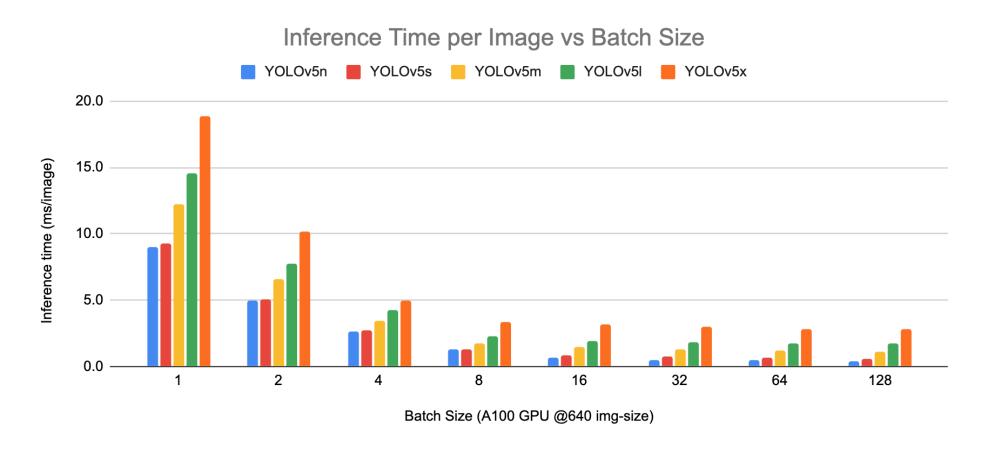
- 에포크 (epochs)

- 역할: 전체 데이터셋을 학습하는 횟수.
- 중요성: 적절한 에포크 수를 설정하지 않으면 과적합 또는 과소적합이 발생할 수 있음.

•YOLO의 주요 하이퍼파라미터



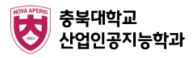
•YOLO 모델에서 조정할 수 있는 주요 하이퍼파라미터



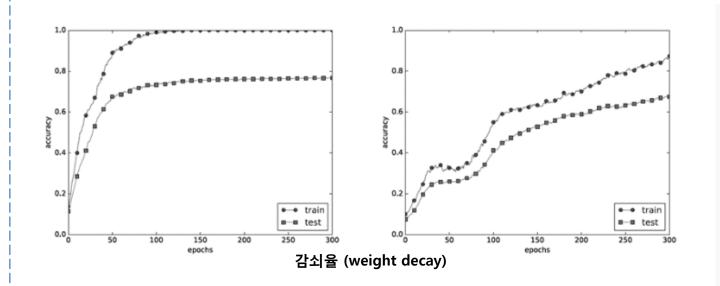
- 배치 크기 (batch size)

- 역할: 한 번에 처리되는 데이터 샘플의 수.
- 중요성: 배치 크기는 학습 속도와 메모리 사용량에 영향을 미침.

•YOLO의 주요 하이퍼파라미터



•YOLO 모델에서 조정할 수 있는 주요 하이퍼파라미터



모멘텀 (momentum)

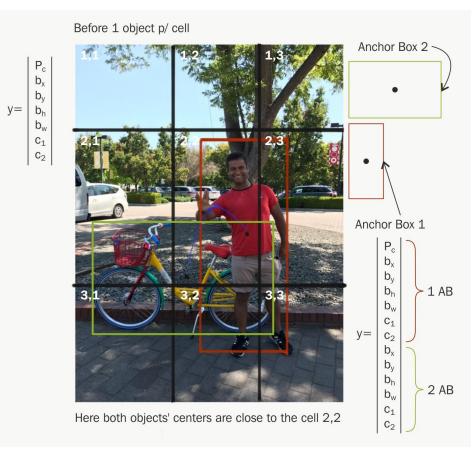
- 역할: 최적화 기법에서 이전 기울기를 반영하여 학습 속도 높임.
- 중요성: 학습 속도를 높이고 지역 최적값에서 벗어나도록 도움.

- 감쇠율 (weight decay)

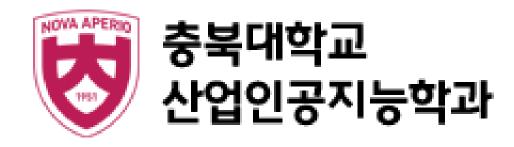
- 역할: 가중치 감소를 통해 모델의 복잡성을 줄임.
- 중요성: 과적합을 방지하는 데 중요한 역할.

- 앙커 박스 (anchor boxes):

- 역할: 객체 탐지를 위해 사용되는 박스의 크기와 비율 설정.
- 중요성: 적절한 앙커 박스를 설정하면 탐지 성능이 향상.



•출처:데이터 도서관



감사합니다