

Mission16: Conditional Gan 을 활용한 FashionMNIST 이미지 생성



📔 미션 개요

이전에 학습한 Conditional GAN(cGAN) 모델을 활용해 FashionMNIST 데이터셋 기반 의 조건부 이미지 생성 모델을 다양한 포맷(.pth , .quntizied.pth , .onnx)으로 변환하고,각 모델 의 용량, 추론 속도, 출력 유사도를 실험적으로 비교하였다.



🧩 모델 개요

항목	내용
데이터셋	FashionMNIST (28×28 흑백, 10 클래스)
모델 구조	Conditional GAN (Generator / Discriminator)
입력	랜덤 노이즈(z) + 클래스 라벨(y)
출력	라벨 조건에 맞는 이미지 생성
학습 환경	Google Colab (Python 3.12 / PyTorch 2.6)
최종 변환 대상	Generator



🐞 모델 변환 및 저장

학습 완료된 Generator 모델을 아래 3가지 형식으로 변환 및 저장하였다.

모델 형식	파일명	설명
기본 PyTorch 모 델	mission_16_cgan_gen_full.pth	학습된 Generator 가중치
양자화 버전	mission_16_cgan_gen_quantized.pth	일부 Linear 계층 int8 변환 (테스트용)
ONNX 모델	mission_16_cgan_gen.onnx	ONNX 형식으로 내보내어 플랫폼 독립 추론 가능

💾 모델 용량 비교

모델 이름	크기 (MB)
PyTorch (default)	3.96
PyTorch (quantized)	1.38
ℰ ONNX	3.95

■ 결과:

- 양자화 모델이 **약 65% 용량 감소**(3.96 → 1.38MB)
- ONNX 모델은 기본 PyTorch와 거의 동일한 크기를 유ㅜ지
- 경량화에 따른 저장 효율성 향상 확인

🗲 추론 속도 비교

모델	평균 추론 시간 (초)	상대 속도
PyTorch (default)	0.002405	1.0×
∳ ONNX	0.001408	1.7× 빠름

▮ 결과:

ONNX 모델은 PyTorch 대비 **약 1.7배 빠른 추론 속도**를 기록하였으며, 출력 품질의 손실 없이 효율적인 실행이 가능함을 확인했다.

🔎 출력 유사도(MSE) 비교

비교 항목	평균 MSE
$PyTorch \leftrightarrow ONNX$	1.2e-7

MSE가 1.2e-7 이하로 매우 낮게 나타나 ONNX 변환 과정에서도 출력 손실이 거의 없는 수준임을 확인했다.

🧪 모델 추론 및 결과

(1) 노이즈 기반 클래스별 생성 테스트

입력: ▼ (랜덤노이즈) + ▼ (0~9)

- 출력: 각 클래스별 생성 이미지
- 결과: PyTorch와 ONNX 모델의 생성 이미지가 시각적으로 동일

(2) FashionMNIST 테스트셋 기반 비교

- 테스트셋에서 실제 이미지(real_imgs)와 같은 라벨(√)을 사용
- PyTorch 및 ONNX로 동일 조건 생성(fake_imgs)

두 모델 모두 레이블 조건에 맞는 이미지를 안정적으로 생성하였으며, PyTorch와 ONNX 결과 간의 시각적 차이는 거의 없었다.

























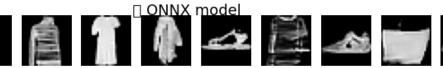




















🔨 디버깅 및 오류 사항

구분	문제 내용	해결 방법
⚠ Python 버전 이슈	PyTorch 2.6부터 torch.load() 기본값이 weights_only=True 로 변경되어, Generator 로드시 AttributeError 발생	weights_only=False 명시 및 모 델 구조 재정의 후 state_dict 로드 방식으로 해결
<u>↑</u> 양자화 모델 로 드 실패	nn.quantized.dynamic.Linear 구조 불일치로 state_dict 호환 오류 발생	torch.save(G_quant) 전체 저장 으로 해결



📈 종합 비교 요약

항목	PyTorch (default)	PyTorch (quantized)	ONNX
모델 크기 (MB)	3.96	1.38	3.95
추론 속도 (초)	0.002405	-	0.001408
출력 유사도 (MSE)	-	-	1.2e-7
결론	기준 모델	경량화 성공	추론 속도 향상 + 품질 유지