과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
≻Intro	• 당신도 인공지능 개발자가 될 수 있습니다	① 본 학습 내용으로 들 어가기 전, <mark>학습 주제</mark>
•학습열기	최근에는 스마트폰 얼굴 인식, 온라인 쇼핑 추천, 자율주행 자동차까지 인공지능이 일상 속에	<mark>의 흥미를 이끌 만한</mark> 도입부의 내용이 있
•학습목표	깊이 들어와 있습니다. 하지만 이런 기술들을 만드는 데 꼭 대단한 수학자나 박사 학위가 필	다면 제시해주세요.
▶학습하기 1. PyTorch 개발 환경 구성	요한 걸까요? 놀랍게도 아닙니다. 이 강의에서는 Google Colab이라는 무료 도구와 PyTorch라는 라이브러리를 사용해 누구나 딥러닝 모델을 직접 만들어 볼 수 있습니다. 어렵게만 느껴졌던 인공지능 코딩, 이제 여러분도 직접 시작할 수 있습니다. 'Hello, Al!'를 외쳐볼 시간입니다.	② ex. 관련 뉴스기사, 실생활과 관련된 이 야기 등 ③ 저작권 침해가 되지
2. 기초 딥러닝 코딩		않도록 내용을 구성 해 주세요.
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩		④ 출처가 있을 경우 반 드시 작성해 주세요.
▶적용하기		용어설명
≻Outro		
•문제풀기		
내 레 이 션		3

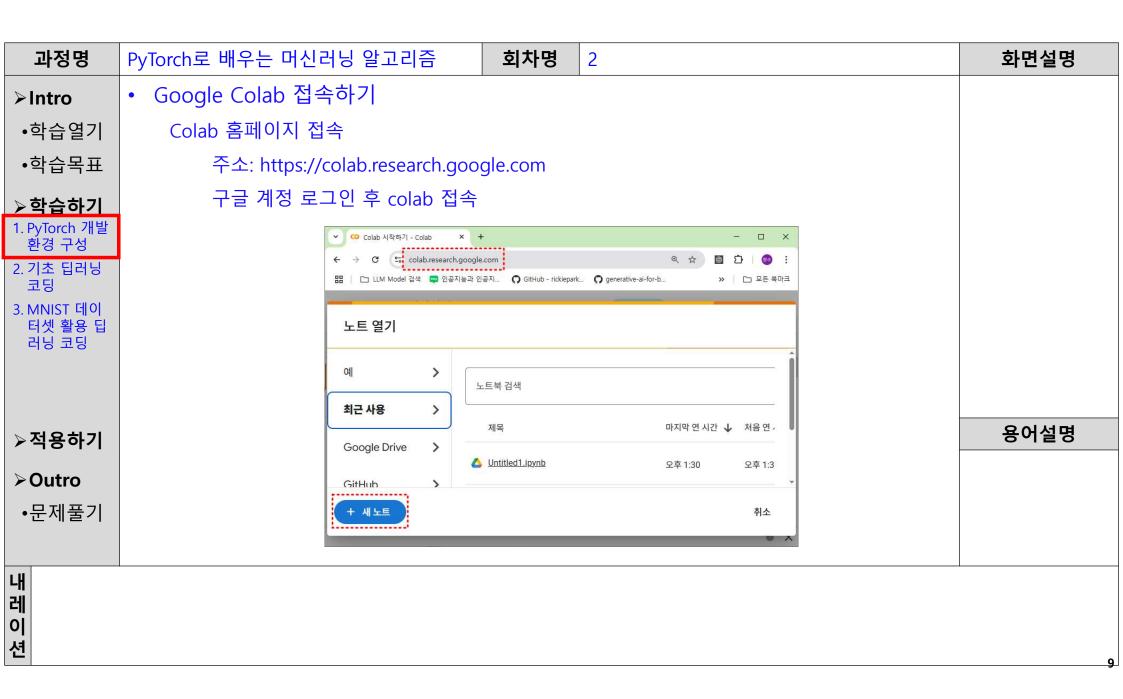
과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘	회차명	2	화면설명
≻Intro				① 학습내용과 학습목표 는 강의계획서와 일
•학습열기				치해야 하며, 필요시
•학습목표	◈ 학습목표			강의계획서를 수정할 수 있습니다.
▶학습하기	1. PyTorch를 클라우드에서 개발할 수	있는 화경을 -	구성핰 수 있다	② <mark>학습목표</mark>
1. PyTorch 개발 환경 구성	2. PyTorch로 기초 딥러닝 구현을 위한	<u>.</u> 절차를 이해함	할 수 있다.	✓ 각 레슨에 맞는 학습목표를 2~3개 작성해 주세요.
2. 기초 딥러닝 코딩	3. PyTorch로 MNIST 데이터를 불러오	그 신서디아의	에 합의성을 구연일 수 있다.	③ <mark>학습내용</mark>
- 5 3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩				✓ 1회차 당 25분 분량 이 되도록 2~3개 레 슨으로 구성해주세요.
	◈ 학습내용			✓ 학습내용과 레슨명은 일치해야 합니다.
	1. PyTorch 개발 환경 구성			용어설명
▶적용하기	2. 기초 딥러닝 코딩			공 이결당
≻Outro	3. MNIST 데이터셋 활용 딥러닝 코딩			
•문제풀기				
내 레 이 션				4

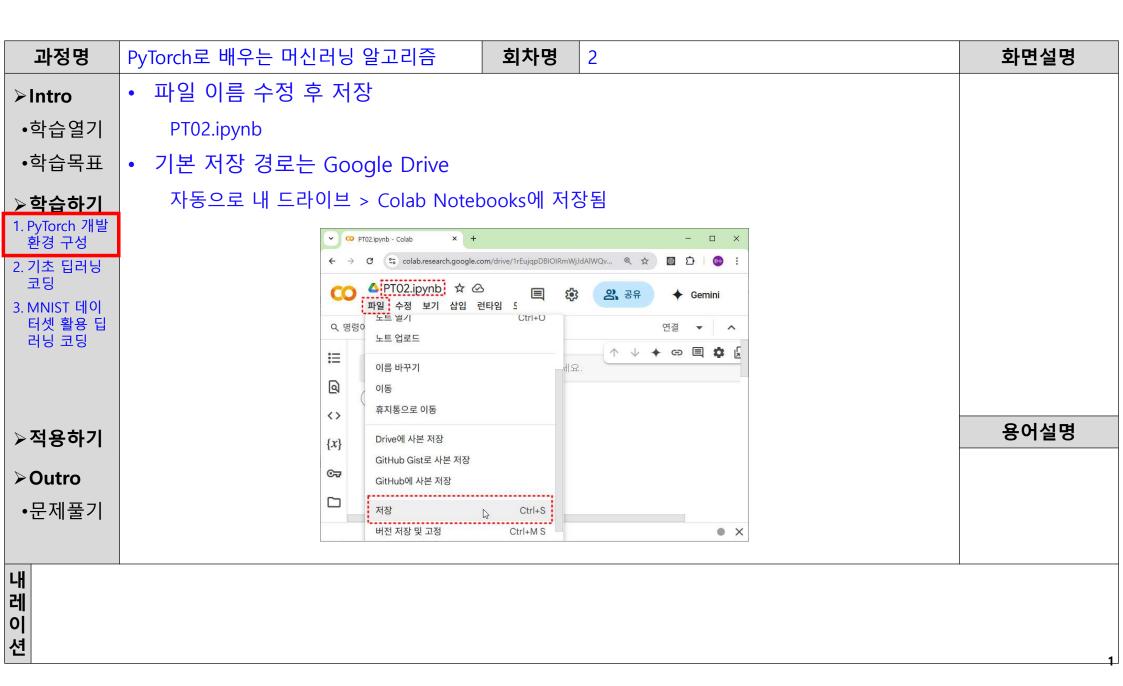
과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝	알고리즘	회차명	2		화면설명
≻Intro						
•학습열기						
•학습목표						
▶학습하기		간지			_	
1. PyTorch 개발 환경 구성						
2. 기초 딥러닝 코딩						
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩		РуТо	rch 개발	환경 구성		
					•	O 시 서 대
▶ 적용하기						용어설명
≻Outro						
•문제풀기						
내 레						
내 레 이 션						
선						5

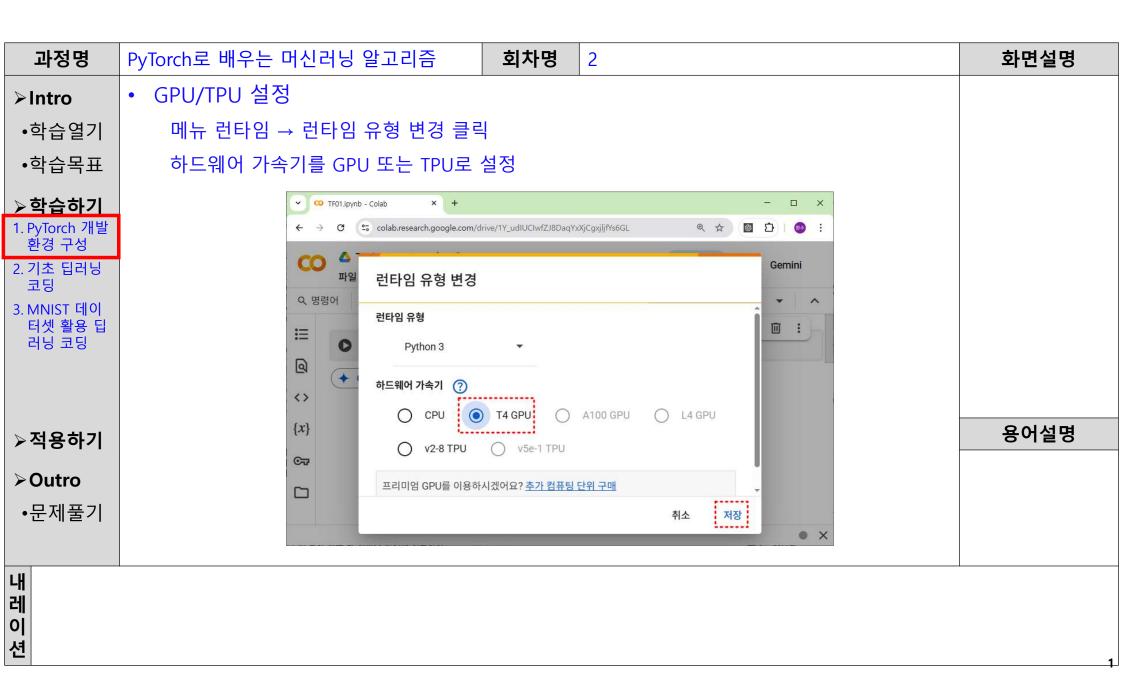
과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
≻Intro	• Google Colab 소개	
•학습열기	Google Colab이란?	
•학습목표	브라우저에서 실행 가능한 클라우드 기반 Python 노트북	
▶학습하기	GPU/TPU를 무료로 제공하며 실험과 교육 목적에 적합함	
1. PyTorch 개발 환경 구성	출시 배경과 목적	
2. 기초 딥러닝 코딩	Google Research에서 개발	
고 8 3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	머신러닝 교육 및 실험을 간편하게 진행하도록 설계	
TIO+1-1		용어설명
▶적용하기		ਰ 시 된 Ö
≻Outro		
•문제풀기		
내 레 이 션		6

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차	§ 2	화면설명
≻Intro	• Colab의 장점		
•학습열기	무료 하드웨어 자원 제공		
•학습목표	GPU/TPU 사용 가능		
▶학습하기	딥러닝 모델 학습에 유리함		
1. PyTorch 개발 환경 구성	주요 라이브러리의 설치 필요 없음		
2. 기초 딥러닝 코딩	주요 라이브러리들이 기본 설치되어 있		
3. MNIST 데이	환경 구성 없이 바로 사용 가능		
터셋 활용 딥 러닝 코딩	클라우드 기반 저장		
	자신의 구글 드라이브에 실시간 저장		
	인터넷만 있으면 언제 어디서나 접근 가	5	
≻ 적용하기			용어설명
≻Outro			
•문제풀기			
내레			
이			
션			7

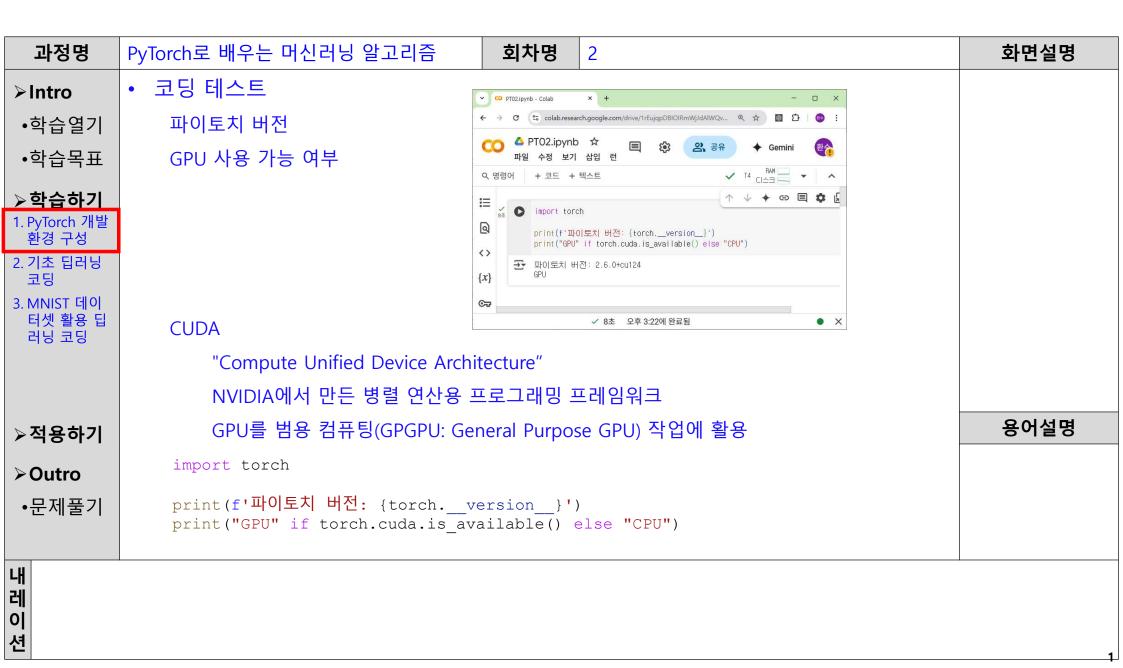
과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명	2	화면설명
≻Intro	• Python 및 라이브러리 사용		
•학습열기	기본 제공 라이브러리		
•학습목표	numpy, pandas, matplotlib, torch 등		
▶학습하기	설치 없이 바로 사용 가능		
1. PyTorch 개발 환경 구성	추가 설치도 가능		
2. 기초 딥러닝 코딩	다음 명령으로 필요한 라이브러리 설치 기	- 	
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	!pip install 라이브러리이름		
▶적용하기			용어설명
≻Outro			
•문제풀기			
내 레 이 션			8











과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 위	알고리즘	회차명 2		화면설명
≻Intro	*				
•학습열기					
•학습목표					
▶학습하기		간지			
1. PyTorch 개발 환경 구성					
2. 기초 딥러닝 코딩					
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩		기.	초 딥러닝 5	크딩	
≻ 적용하기					용어설명
≻Outro					
•문제풀기					
내 레 이 션					1

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
≻Intro	• MINST을 PyTorch로 딥러닝 구현 과정(슈도 코드)	
•학습열기	[1. 하이퍼파라미터 설정]	
•학습목표	배치 크기, 학습률, 에폭 수 등 설정	
▶학습하기1. PyTorch 개발 환경 구성2. 기초 딥러닝 코딩3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	[2. 데이터 전처리 및 로딩] transforms를 이용해 이미지 전처리 MNIST 데이터셋 다운로드 및 로딩 DataLoader로 배치 단위 데이터 구성	
	[3. 모델 정의]	0.11171
▶적용하기	nn.Module을 상속한 DNN 클래스 정의	용어설명
≻Outro	Linear, ReLU 레이어로 구성	
•문제풀기	forward() 메서드에 순전파 정의	
내 레 이 션		1

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
≻Intro	• 딥러닝 구현 과정 (계속)	
•학습열기	[4. 디바이스 설정 및 모델 준비]	
•학습목표	torch.device로 GPU/CPU 선택	
▶학습하기	모델을 device에 할당 (model.to(device))	
1. PyTorch 개발 환경 구성	torch.compile(model)로 실행 최적화	
2. 기초 딥러닝 코딩		
3. MNIST 데이	[5. 손실 함수와 옵티마이저 설정]	
터셋 활용 딥 러닝 코딩	nn.CrossEntropyLoss()로 분류 손실 함수 설정	
	optim.Adam()으로 파라미터 업데이트 방식 설정	
≻ 적용하기		용어설명
≻Outro		
•문제풀기		
내		
레이		
션		1

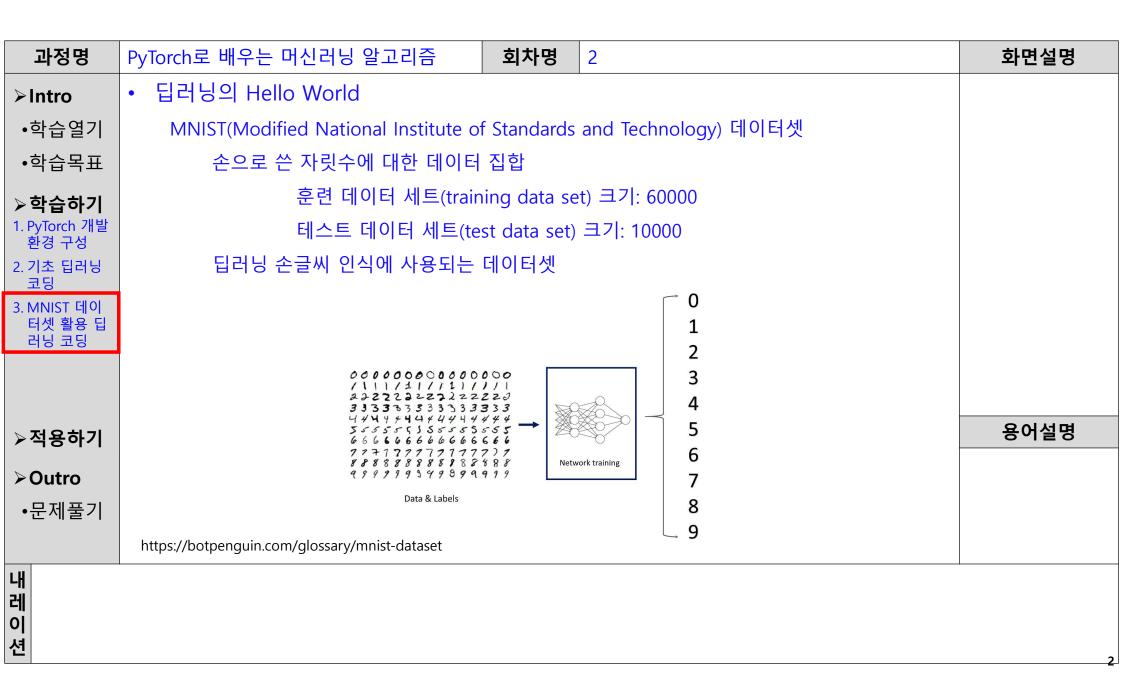
과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘	회차명	2	화면설명
≻Intro	• 딥러닝 구현 과정 (계속)			
•학습열기	[6. 학습 루프]			
•학습목표	[전체 에폭 반복]			
▶학습하기	모델을 학습 모드로 설	정 (model.t	rain())	
1. PyTorch 개발 환경 구성	total_loss와 correct 초	기화		
2. 기초 딥러닝	[각 배치 반복]			
코딩 3. MNIST 데이 터셋 활용 딥	입력과 라벨을 device(일 이동	
러닝 코딩	순전파 수행 (model(da	ata))		
	손실(loss) 계산			
	옵티마이저 기울기 초기		grad)	
▶ 적용하기	역전파 수행 (loss.back	ward)		용어설명
≻Outro	옵티마이저로 파라미터	네 업데이트	(step)	
•문제풀기	예측 결과와 정답 비교	→ 정확도	누적	
내				
레 이				
션				1

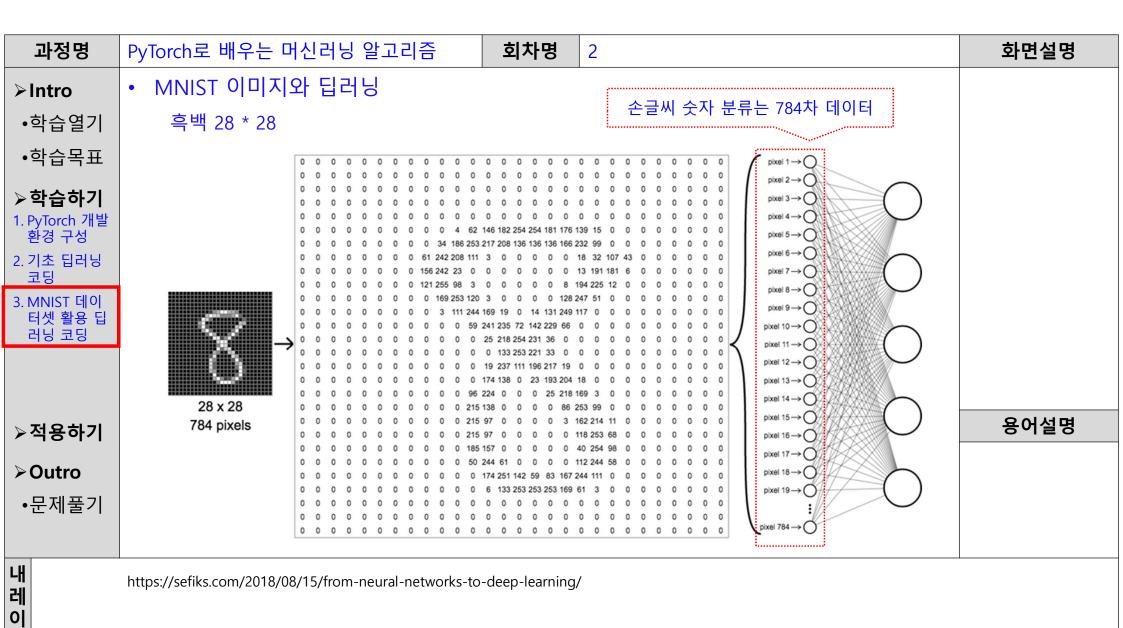
과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
≻Intro	• 딥러닝 구현 과정	
•학습열기	[7. 테스트 루프]	
•학습목표	모델을 평가 모드로 설정 (model.eval())	
▶ 학습하기 1. PyTorch 개발 환경 구성	torch.no_grad()로 기울기 계산 비활성화 [각 테스트 배치 반복]	
2. 기초 딥러닝 코딩	입력과 라벨을 device로 이동	
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	순전파로 예측 수행 예측값과 정답 비교 → 정답 개수 누적	
	[8. 전체 테스트 데이터 정확도 계산 및 출력]	
≻적용하기		용어설명
≻Outro		
•문제풀기		
내 레 이 션		1

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
≻Intro	• torch 및 라이브러리 임포트	
•학습열기	torch.nn: 모델을 만들기 위한 도구	
•학습목표	torch.optim: 손실을 줄이기 위한 파라미터 업데이트 도구	
▶학습하기	모델을 학습시키기 위한 최적화 알고리즘(Optimizer) 들이 있음 (예: SGD, Adam 등	5)
1. PyTorch 개발 환경 구성	torchvision.datasets: 데이터셋 자동 다운로드 및 로딩	
2. 기초 딥러닝 코딩	torchvision.transforms: 이미지 전처리	
3. MNIST 데이	이미지 데이터 전처리(정규화, Tensor 변환, 자르기 등)를 위한 모듈	
터셋 활용 딥 러닝 코딩	DataLoader: 데이터를 배치(batch) 단위로 제공	
	Dataset 객체(MNIST 등)를 배치 단위로 나누고, 섞고, 병렬로 로딩하는 모듈	
▶적용하기	# torch 및 라이브러리 임포트 import torch	용어설명
≻ Outro	import torch.nn as nn	
•문제풀기	<pre>import torch.optim as optim from torchvision import datasets, transforms</pre>	
	from torch.utils.data import DataLoader	
내		
레		
이 선		
		1

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
400		시디털 이
≻Intro	• 하이퍼파라미터 설정	
•학습열기	batch_size: 한 번에 학습할 데이터 샘플의 수	
•학습목표	너무 작으면 학습이 느려지고, 너무 크면 메모리에 부담	
▶학습하기	learning_rate: 옵티마이저가 파라미터를 얼마나 빠르게 업데이트할지 결정	
1. PyTorch 개발 환경 구성	학습율이 너무 크면 발산, 너무 작으면 수렴 느림	
2. 기초 딥러닝 코딩	epochs: 전체 데이터셋을 몇 번 반복해서 학습할지 결정	
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	과적합을 막기 위해 적절한 에폭 수 선택 필요	
	# 하이퍼파라미터 설정 batch_size = 64	
▶적용하기	<pre>learning_rate = 0.001 epochs = 5</pre>	용어설명
≻Outro		
•문제풀기		
내 레 이 션		2

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
100	FYIOICHE MITTER PROPERTY AND 2	되다 큰 이
≻Intro		
•학습열기		
•학습목표		
▶학습하기	간지	
1. PyTorch 개발 환경 구성		
2. 기초 딥러닝 코딩	MNIST 데이터셋 활용 딥러닝	
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	코딩	
≻적용하기		용어설명
≻Outro		
•문제풀기		
내		
내 레 이		
션		2
		<u></u>





과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명		
≻Intro	• 데이터 전처리			
•학습열기	transforms.ToTensor(): 이미지를 [0, 255] 정수 값에서 [0.0, 1.0] 범위의 float 텐서로 변환			
•학습목표	datasets.MNIST(): MNIST 데이터셋을 로컬에 다운로드 및 불러오기			
▶학습하기	train=True: 학습용 데이터			
1. PyTorch 개발 환경 구성	train=False: 테스트용 데이터			
2. 기초 딥러닝 코딩	transform=transform: 불러올 때 지정한 전처리 적용			
3. MNIST 데이	download=True: 데이터 없으면 자동 다운로드			
터셋 활용 딥 러닝 코딩	# 데이터 전처리 및 로딩 transform = transforms.ToTensor()			
	train_dataset = datasets.MNIST(root='./data', train=True,			
	transform=transform, download=True) test dataset = datasets.MNIST(root='./data', train=False,			
▶ 적용하기	transform=transform, download=True)	용어설명		
≻Outro	100% 9.91M/9.91M [00:00<00:00, 60.7MB/s]			
•문제풀기	100% 28.9k/28.9k [00:00<00:00, 1.68MB/s] 100% 1.65M/1.65M [00:00<00:00, 14.9MB/s]			
	100% 4.54k/4.54k [00:00<00:00, 6.99MB/s]			
내				
레				
이 선				
		<u>2</u> _		

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명	2	화면설명
≻Intro	• DataLoader 로딩		
•학습열기	DataLoader: 데이터를 미니배치 단위로 묶고, 자동	등으로 반복 가능한 형태로 변환	
•학습목표	shuffle=True: 학습 데이터는 매 epoch마다 팀	랜덤하게 섞어줌	
▶ 학습하기 1. PyTorch 개발 환경 구성 2. 기초 딥러닝 코딩	shuffle=False: 테스트는 평가만 하니까 굳이	섞을 필요 없음	
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	# 데이터 로딩 train_loader = DataLoader(train_dataset, bat test_loader = DataLoader(test_dataset, batch		
▶적용하기			용어설명
➤ Outro •문제풀기			
내 레 이 션			

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘	회차명	2	화면설명
▶Intro •학습열기 •학습자기 1. PyTorch 개발환경구성 2. 기초 답러닝코딩 3. MNIST 데이터셋활용답리성 코딩 ▶적용하기 ▶ Outro •문제풀기	U대로 배우는 비전대형 필고대급 • 딥러닝 모델 구성 DNN 모델 GPU 사용 # 모델 정의 class DNN(nn.Module): definit(self): super(DNN, self)init_ self.flatten = nn.Flatte self.model = nn.Sequenti	() en() ial(3),	Input 784 Flatten 128 Fully Connected ReLU 64 Fully Connected ReLU 10 Fully Connected Output	용어설명
내 레 이 션				2

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
≻Intro	• 모델 생성 및 컴파일 적용	
•학습열기	DNN() 클래스의 인스턴스를 생성함	
•학습목표	.to(device)를 통해 GPU 또는 CPU로 모델을 보냄	
▶학습하기 1. PyTorch 개발 환경 구성	PyTorch 2.0부터 도입된 torch.compile() 을 통해 모델을 그래프 모드로 변환실행 효율 최적화 (특히 GPU 연산 최적화)	
2. 기초 딥러닝 코딩	내부적으로 모델을 추적하고, 연산 그래프를 구성해서 빠르게 실행하도록 만듦	
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩		
	# 모델 생성 및 컴파일 적용 model = DNN().to(device) compiled_model = torch.compile(model)	
▶ 적용하기	# 손실 함수와 옵티마이저	용어설명
>Outro	<pre>criterion = nn.CrossEntropyLoss() optimizer = optim.Adam(compiled_model.parameters(), lr=learning_rate)</pre>	
•문제풀기		
내 레 이 션		2

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회	차명 2	화면설명
≻Intro	• 학습 과정		
•학습열기	# 학습 루프	r HFA	
•학습목표	for epoch in range(epochs): # 전체 에꼭 compiled_model.train() # 학습 모드	설정	
> 학습하기 1. PyTorch 개발 환경 구성	total_loss = 0 correct = 0 for data, target in train_loader: # 배치 반복 data, target = data.to(device), target.to(device) # 입력/라벨 GPU로 이동		
2. 기초 딥러닝 코딩	# 순전파 → 손실 → 역전파 → 옵티마이저 스텝		
3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	<pre>optimizer.zero_grad() output = compiled_model(data) loss = criterion(output, targe</pre>	Epoch 1, Loss: 322.1374, Accuracy: 90 Epoch 2, Loss: 134.9075, Accuracy: 95 Epoch 3, Loss: 90.9622, Accuracy: 97.	5.68 % 03 %
	<pre>loss.backward() optimizer.step()</pre>	Epoch 4, Loss: 68.7240, Accuracy: 97. Epoch 5, Loss: 52.7440, Accuracy: 98. Test Accuracy: 97.37%	
≻적용하기	<pre>total_loss += loss.item() correct += (output.argmax(1) == target).sum().item()</pre>		용어설명
≻Outro	# 정확도 계산		
•문제풀기	accuracy = 100. * correct / len(train_loader.dataset) # 에폭별 결과 출력 print(f"Epoch {epoch+1}, Loss: {total_loss:.4f}, Accuracy: {accuracy:.2f}%")		
내			

: 레 이 션

기지대		취메시메
과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명 2	화면설명
≻Intro	• 평가	
•학습열기	torch.no_grad()	
•학습목표	평가할 때는 기울기(gradient) 계산이 필요 없음	
▶학습하기	메모리 사용을 줄이고 속도 향상됨	
1. PyTorch 개발 환경 구성	autograd를 끄는 것으로, 오직 순전파(forward) 만 수행	
2. 기초 딥러닝 코딩	output.argmax(1)	
3. MNIST 데이	각 이미지에 대해 가장 높은 점수의 클래스 인덱스 반환	
터셋 활용 딥 러닝 코딩	# 테스트 루프 compiled_model.eval() # 평가 모드 설정	
	correct = 0	
	<pre>with torch.no_grad():</pre>	
, NON 71	<pre>for data, target in test_loader: data, target = data.to(device), target.to(device)</pre>	용어설명
▶적용하기	<pre>output = compiled_model(data)</pre>	0120
≻Outro	<pre>correct += (output.argmax(1) == target).sum().item()</pre>	
•문제풀기	<pre>test_accuracy = 100. * correct / len(test_loader.dataset)</pre>	
	<pre>print(f"Test Accuracy: {test_accuracy:.2f}%")</pre>	
내		
레		
O EA		
션		2

과정명	PyTorch로 배우는 머신러닝 알고리즘 회차명	2	화면설명
➤Intro •학습열기	• "딥러닝 학습에서 Google Colab을 활용하는 서술해 보세요."	것의 장점과 실제 개발에 미치는 영향을	① 학습 내용과 관련하 여 실제 적용력을 높 일 수 있는 문제, 혹 은 주제를 작성해 주
•학습목표 ▶학습하기 1. PyTorch 개발 환경 구성 2. 기초 딥러닝 코딩 3. MNIST 데이 터셋 활용 딥 러닝 코딩	1. Google Colab은 클라우드 기반의 Jupyter No로 제공하여 딥러닝 실습에 매우 적합합니다. 러닝 모델을 개발할 수 있으며, 하드웨어 제익 PyTorch와 같은 프레임워크들이 기본적으로 수 실시간 저장 기능 덕분에 협업이나 백업 측면 무에서도 빠른 프로토타이핑과 아이디어 검증	이를 통해 별도의 환경 설치 없이 곧바로 딥 없이 실험을 반복해볼 수 있습니다. 특히 설치되어 있어 초보자들도 진입 장벽이 낮고, 에서도 유리합니다. 이러한 환경은 실제 업	세요. ② ex. 사례 제시 후 전문가 의견, 실습과제, 응용 예시 시뮬레이션 등 ③ 저작권 침해가 되지않도록 내용을 구성해 주세요. ④ 출처가 있을 경우 반드시 작성해 주세요.
≻ 적용하기			용어설명
≻Outro			
•문제풀기			
내 레 이 션			3