

Ứng dụng Trí tuệ nhân tạo trong Nuôi trồng thủy sản

NGUYỄN HẢI TRIỀU¹

¹ Bộ môn Kỹ thuật phần mềm,
Khoa Công nghệ thông tin, Trường ĐH Nha Trang

NhaTrang, September 2024

- 1 Training Multilayer Neural Networks
- 2 Multilayer Neural Networks for Regression
- 3 Speeding Up Model Training Using GPUs

- 1 Training Multilayer Neural Networks
- 2 Multilayer Neural Networks for Regression
- 3 Speeding Up Model Training Using GPUs

- 1 Training Multilayer Neural Networks
- 2 Multilayer Neural Networks for Regression
- 3 Speeding Up Model Training Using GPUs

Training Using GPUs (Graphical Processing Units)

Để tăng tốc và huấn luyện mạng neural hiệu quả hơn, chúng ta sẽ chuyển các tính toán **tensor** từ **CPU** sang bộ nhớ **GPU**. Các phép toán cho đại số tuyến tính như *dot product*, *matrix multiplication* đặc biệt hiệu quả khi tính toán song song.

Specifications	Intel® Core™ i9-11900KB Processor	NVIDIA GeForce® RTX™ 3080 Ti
Base Clock Frequency	3.3 GHz	1.37 GHz
Cores	16 (32 threads)	10240
Memory Bandwidth	45.8 GB/s	912.1 GB/s
Floating-Point Calculations	742 GFLOPS	34.10 TFLOPS
Cost	~ \$540.00	~ \$1200.00

GPUs are good for parallel computations (like matrix multiplications). *Source: Sebastian Raschka, Yuxi (Hayden) Liu, Vahid Mirjalili. Machine Learning with PyTorch and Scikit-Learn.*

Hiệu quả của việc tính toán trên GPU phần lớn là do bằng thông bộ nhớ của GPU lớn hơn rất nhiều lần so với CPU. Bên cạnh đó số nhân tính toán của GPU cũng lớn hơn nhiều.

Specifications	Intel® Core™ i9-11900KB Processor	NVIDIA GeForce® RTX™ 3080 Ti
Base Clock Frequency	3.3 GHz	1.37 GHz
Cores	16 (32 threads)	10240
Memory Bandwidth	45.8 GB/s	912.1 GB/s
Floating-Point Calculations	742 GFLOPS	34.10 TFLOPS
Cost	~ \$540.00	~ \$1200.00

PyTorch supports NVIDIA(*cuda*), AMD, Apple Silicon(*mps*), INTEL GPUs(*xpu*-PyTorch 2.5). Trong môn học này, các code chủ yếu sử dụng *cuda* của NVIDIA GPUs. Kiểm tra máy tính có NVIDIA GPUs (lưu ý đã cài đặt đầy đủ driver), mở *terminal* gõ lệnh: *nvidia-smi*

CUDA là một thư viện tính toán trên GPU dành riêng cho các GPU của Nvidia. Trong PyTorch, chuyển một tensor từ CPU sang GPU rất đơn giản, ta sử dụng phương thức: `.to('cuda')`. Để huấn luyện hiệu quả, ta thực hiện load dữ liệu và model vào trong bộ nhớ GPU và thực hiện tính toán trên GPU.

```
[1]: import torch

print(torch.cuda.is_available())

[1]: True

[2]: my_tensor = torch.tensor([1., 2., 3.])
my_tensor

[2]: tensor([1., 2., 3.])

[3]: my_tensor = my_tensor.to('cuda')
my_tensor

[3]: tensor([1., 2., 3.], device='cuda:0')

[4]: my_tensor = my_tensor.to('cpu')
my_tensor

[4]: tensor([1., 2., 3.])
```

Hình 1: Ví dụ chuyển đổi load dữ liệu từ CPU vào GPU ([3]) và ngược lại ([4]). Lưu ý, phải kiểm tra trạng thái GPU là True khi dùng lệnh: `torch.cuda.is_available()`

Để huấn luyện mô hình sử dụng GPU, chúng ta cần chuyển data và model vào GPU. Ví dụ, *huấn luyện mạng MLP cho bài toán phân loại chữ số viết tay*, ta cần 3 thay đổi nhỏ so với code gốc chạy trên CPU

```
import torch.nn.functional as F

torch.manual_seed(1)

1. model = PyTorchMLP(num_features=784, num_classes=10)
   model.to("cuda")

optimizer = torch.optim.SGD(model.parameters(), lr=0.05)

num_epochs = 10

for epoch in range(num_epochs):
    model = model.train()
    for batch_idx, (features, labels) in enumerate(train_loader):

2. features = features.to("cuda")
3. labels = labels.to("cuda")

    logits = model(features)

    loss = F.cross_entropy(logits, labels)

    optimizer.zero_grad()
    loss.backward()
    optimizer.step()
```

Transfer the model to the GPU

Transfer the data to the GPU

Sử dụng code MLP trên tập dữ liệu MNIST chạy trên GPU như sau

```

1  # -*- coding: utf-8 -*-
2  """MINIST-GPU.ipynb
3
4  Automatically generated by Colab.
5
6  Original file is located at
7  https://colab.research.google.com/drive/1vwKfNpkkymw-43lx_cCBcWEf9pz7v9FV
8  """
9
10 from torch.utils.data import DataLoader
11 from torchvision import datasets, transforms
12
13 """## Kiểm tra tồn tại GPU"""
14
15 if (torch.cuda.is_available()):
16     print("Ton tai GPU cua NVIDIA")
17     device = 'cuda'
18 else:
19     device = 'cpu'

```

```
20
21 def compute_accuracy(model, dataloader):
22
23     model = model.eval()
24
25     correct = 0.0
26     total_examples = 0
27
28     for idx, (features, labels) in enumerate(dataloader):
29         features = features.to(device)
30         labels = labels.to(device)
31
32         with torch.no_grad():
33             logits = model(features)
34
35         predictions = torch.argmax(logits, dim=1)
36
37         compare = labels == predictions
38         correct += torch.sum(compare)
39         total_examples += len(compare)
40
41     return correct / total_examples
42
43 import torch.nn.functional as F
```

```
44
45 torch.manual_seed(1)
46 model = PyTorchMLP(num_features=784, num_classes=10)
47 model.to(device)
48
49 optimizer = torch.optim.SGD(model.parameters(), lr=0.05)
50
51 num_epochs = 10
52
53 loss_list = []
54 train_acc_list, val_acc_list = [], []
55 for epoch in range(num_epochs):
56
57     model = model.train()
58     for batch_idx, (features, labels) in enumerate(train_loader):
59         features = features.to(device)
60         labels = labels.to(device)
61         logits = model(features)
62
63         loss = F.cross_entropy(logits, labels)
64
65         optimizer.zero_grad()
66         loss.backward()
67         optimizer.step()
```

```

68
69     if not batch_idx % 250:
70         ### LOGGING
71         print(
72             f"Epoch: {epoch+1:03d}/{num_epochs:03d}"
73             f" | Batch {batch_idx:03d}/{len(train_loader):03d}"
74             f" | Train Loss: {loss:.2f}"
75         )
76         loss_list.append(loss.item())
77
78     train_acc = compute_accuracy(model, train_loader)
79     val_acc = compute_accuracy(model, val_loader)
80     print(f"Train Acc {train_acc*100:.2f}% | Val Acc {val_acc*100:.2f}%")
81     train_acc_list.append(train_acc)
82     val_acc_list.append(val_acc)
83
84     train_acc = compute_accuracy(model, train_loader)
85     val_acc = compute_accuracy(model, val_loader)
86     test_acc = compute_accuracy(model, test_loader)
87
88     print(f"Train Acc {train_acc*100:.2f}%")
89     print(f"Val Acc {val_acc*100:.2f}%")
90     print(f"Test Acc {test_acc*100:.2f}%")

```

Lưu ý

Khi tính toán trên GPU/CPU chúng ta sử dụng biến device để thiết lập chung.

```
1  if (torch.cuda.is_available()):
2      print("Ton tai GPU cua NVIDIA")
3      device = 'cuda'
4  else:
5      device = 'cpu'
```

Chi tiết code xem ở file “*Chuong_4.4_GPU_MNIST*”

Tài liệu tham khảo



Sebastian Raschka, Yuxi (Hayden) Liu, Vahid Mirjalili
Machine Learning with PyTorch and Scikit-Learn: Develop
machine learning and deep learning models with Python
(2022). Published by Packt Publishing Ltd, ISBN
978-1-80181-931-2.



Sebastian Raschka
MACHINE LEARNING Q AND AI: 30 Essential Questions
and Answers on Machine Learning and AI (2024). ISBN-13:
978-1-7185-0377-9 (ebook).



LightningAI
LightningAI: PyTorch Lightning (2024) .