

```

import torch
import numpy as np
# Tạo tensor từ list
data = [[1, 2], [3, 4]]
x_data = torch.tensor(data)
print(f"Tensor từ list:\n {x_data}\n")
# Tạo tensor từ NumPy array
np_array = np.array(data)
x_np = torch.from_numpy(np_array)
print(f"Tensor từ NumPy array:\n {x_np}\n")
# Tạo tensor với các giá trị ngẫu nhiên hoặc hằng số
x_ones = torch.ones_like(x_data) # tạo tensor gồm các số 1 có cùng shape với x_data
print(f"Ones Tensor:\n {x_ones}\n")
x_rand = torch.rand_like(x_data, dtype=torch.float) # tạo tensor ngẫu nhiên
print(f"Random Tensor:\n {x_rand}\n")
# In ra shape, dtype, và device của tensor
print(f"Shape của tensor: {x_rand.shape}")
print(f"Datatype của tensor: {x_rand.dtype}")
print(f"Device lưu trữ tensor: {x_rand.device}")

```

Tensor từ list:
`tensor([[1, 2],
[3, 4]])`

Tensor từ NumPy array:
`tensor([[1, 2],
[3, 4]])`

Ones Tensor:
`tensor([[1, 1],
[1, 1]])`

Random Tensor:
`tensor([[0.6604, 0.0876],
[0.1627, 0.0565]])`

Shape của tensor: `torch.Size([2, 2])`
Datatype của tensor: `torch.float32`
Device lưu trữ tensor: `cpu`

```

# 1. Cộng x_data với chính nó
x_sum = x_data + x_data
print(f"1. x_data + x_data:\n {x_sum}")

# 2. Nhân x_data với 5
x_multi = x_data * 5
print(f"2. x_data * 5:\n {x_multi}")

# 3. Nhân ma trận x_data với x_data.T
x_matrix_product = x_data @ x_data.T
print(f"3. x_data @ x_data.T (Nhân ma trận):\n {x_matrix_product}")

```

1. `x_data + x_data:`
`tensor([[2, 4],
[6, 8]])`
2. `x_data * 5:`
`tensor([[5, 10],
[15, 20]])`
3. `x_data @ x_data.T (Nhân ma trận):`
`tensor([[5, 11],
[11, 25]])`

```

# 1. Lấy ra hàng đầu tiên
row_1 = x_data[0, :]
print(f"1. Hàng đầu tiên (x_data[0, :]): {row_1}")

# 2. Lấy ra cột thứ hai
col_2 = x_data[:, 1]
print(f"2. Cột thứ hai (x_data[:, 1]): {col_2}")

# 3. Lấy ra giá trị ở hàng thứ hai, cột thứ hai
value_2_2 = x_data[1, 1]
print(f"3. Giá trị ở (Hàng 2, Cột 2) (x_data[1, 1]): {value_2_2}")

1. Hàng đầu tiên (x_data[0, :]): tensor([1, 2])
2. Cột thứ hai (x_data[:, 1]): tensor([2, 4])

```

3. Giá trị ở (Hàng 2, Cột 2) (`x_data[1, 1]`): 4

```
# Tạo tensor ngẫu nhiên với shape (4, 4)
x_4x4 = torch.rand(4, 4)
print(f"Tensor gốc (4x4):\n{x_4x4}\nShape: {x_4x4.shape}")

# Thay đổi hình dạng thành (16, 1) sử dụng view()
x_16x1_view = x_4x4.view(16, 1)
print(f"Tensor sau khi dùng view(16, 1):\n{x_16x1_view}\nShape: {x_16x1_view.shape}")

Tensor gốc (4x4):
tensor([[0.6020, 0.2550, 0.5737, 0.7517],
       [0.0038, 0.8419, 0.5272, 0.9841],
       [0.6306, 0.3539, 0.4398, 0.5705],
       [0.7508, 0.6019, 0.9853, 0.4844]])
Shape: torch.Size([4, 4])
Tensor sau khi dùng view(16, 1):
tensor([[0.6020],
       [0.2550],
       [0.5737],
       [0.7517],
       [0.0038],
       [0.8419],
       [0.5272],
       [0.9841],
       [0.6306],
       [0.3539],
       [0.4398],
       [0.5705],
       [0.7508],
       [0.6019],
       [0.9853],
       [0.4844]])
Shape: torch.Size([16, 1])
```

```
# Tạo một tensor và yêu cầu tính đạo hàm cho nó
x = torch.ones(1, requires_grad=True)
print(f"x: {x}")
# Thực hiện một phép toán
y = x + 2
print(f"y: {y}")
# y được tạo ra từ một phép toán có x, nên nó cũng có grad_fn
print(f"grad_fn của y: {y.grad_fn}")
# Thực hiện thêm các phép toán
z = y * y * 3
# Tính đạo hàm của z theo x
z.backward() # tương đương z.backward(torch.tensor(1.))
# Đạo hàm được lưu trong thuộc tính .grad
# Ta có z = 3 * (x+2)^2 => dz/dx = 6 * (x+2). Với x=1, dz/dx = 18
print(f"Đạo hàm của z theo x: {x.grad}")

x: tensor([1.], requires_grad=True)
y: tensor([3.], grad_fn=<AddBackward0>)
grad_fn của y: <AddBackward0 object at 0x7c7ca841c550>
Đạo hàm của z theo x: tensor([18.])
```

Nếu gọi `z.backward()` một lần nữa, PyTorch sẽ gây ra lỗi runtime vì đã có gradient được tính toán và lưu trữ trong các lá Tensor
Lần 1 (`z.backward()`): PyTorch mở cuốn sổ, đọc tất cả các phép toán, tính toán gradient, và xé/vứt cuốn sổ đi (giải phóng bộ nhớ)
Lần 2 (`z.backward()`): Bạn bảo PyTorch tính toán lại, nhưng cuốn sổ đã bị xé đi rồi. Nó không còn biết các phép toán `(+2)`, `(*`

```
import torch
import torch.nn as nn

linear_layer = nn.Linear(in_features=5, out_features=2)
input_tensor = torch.randn(3, 5) # 3 mẫu, 5 chiều

output = linear_layer(input_tensor)

print(f"Input shape: {input_tensor.shape}")
# (3, 5) * (5, 2) -> (3, 2)
print(f"Output shape: {output.shape}")
print(f"Output:\n{output}\n")

Input shape: torch.Size([3, 5])
Output shape: torch.Size([3, 2])
Output:
tensor([[ 0.4050,  0.0725],
```

```
[-0.4264,  0.7796],
[ 0.5765, -1.0622]], grad_fn=<AddmmBackward0>)
```

```
# Khởi tạo lớp Embedding cho một từ điển 10 từ, mỗi từ biểu diễn bằng vector 3 chiều
embedding_layer = torch.nn.Embedding(num_embeddings=10, embedding_dim=3)
# Tạo một tensor đầu vào chứa các chỉ số của từ (ví dụ: một câu)
# Các chỉ số phải nhỏ hơn 10
input_indices = torch.LongTensor([1, 5, 0, 8])
# Lấy ra các vector embedding tương ứng
embeddings = embedding_layer(input_indices)
print(f"Input shape: {input_indices.shape}")
print(f"Output shape: {embeddings.shape}")
print(f"Embeddings:\n{n} {embeddings}")

Input shape: torch.Size([4])
Output shape: torch.Size([4, 3])
Embeddings:
tensor([[ 0.5154,  1.1656, -0.4216],
        [ 3.3463,  0.3636, -1.1353],
        [-0.4016, -0.2516, -1.1566],
        [ 0.0390,  1.3621, -1.2428]], grad_fn=<EmbeddingBackward0>)
```

```
from torch import nn
class MyFirstModel(nn.Module):
    def __init__(self, vocab_size, embedding_dim, hidden_dim, output_dim):
        super(MyFirstModel, self).__init__()
        # Định nghĩa các lớp (layer) bạn sẽ dùng
        self.embedding = nn.Embedding(vocab_size, embedding_dim)
        self.linear = nn.Linear(embedding_dim, hidden_dim)
        self.activation = nn.ReLU() # Hàm kích hoạt
        self.output_layer = nn.Linear(hidden_dim, output_dim)
    def forward(self, indices):
        # Định nghĩa luồng dữ liệu đi qua các lớp
        # 1. Lấy embedding
        embeds = self.embedding(indices)
        # 2. Truyền qua lớp linear và hàm kích hoạt
        hidden = self.activation(self.linear(embeds))
        # 3. Truyền qua lớp output
        output = self.output_layer(hidden)
        return output
# Khởi tạo và kiểm tra mô hình
model = MyFirstModel(vocab_size=100, embedding_dim=16, hidden_dim=8, output_dim=2)
input_data = torch.LongTensor([[1, 2, 5, 9]]) # một câu gồm 4 từ
output_data = model(input_data)
print(f"Model output shape: {output_data.shape}")

Model output shape: torch.Size([1, 4, 2])
```