```
import torch
                         # torch.nn para Neural Networks.
P = 100
N = 8
H = N+1
M = 1
x = torch.randn(P, N).sign()
z = torch.prod(x, dim=1).view(P, M)
model = torch.nn.Sequential(
                                    # Seg es feedforward.
        torch.nn.Linear( N. H).
                                    # Linear son los pesos.
        torch.nn.Tanh(),
                                    # Tanh es la activacion.
        torch.nn.Linear( H, M),
                                    # Linear incluye los bias.
        torch.nn.Tanh() )
costf = torch.nn.MSELoss( reduction='sum') # Puedo usar la suma.
lr = 1e-2
for t in range(999):
    v = model(x)
                                    # Puedo usarlo como funcion.
    model.zero grad()
                                    # Reseteo los grad antes de back.
    error = costf(y, z)
    error.backward()
    with torch.no grad():
        for param in model.parameters():
            param -= lr * param.grad
    if not t%100:
        print( t, error.item()/P)
```

```
# P. N. H. v M iqual que antes.
device = torch.device( "cuda:0" if torch.cuda.is available() else "cpu")
x = torch.randn(P, N).sign()
z = torch.prod(x, dim=1).view(P, M)
x, z = x.to(device), z.to(device)
                                           # Muevo los datos a gpu.
class mlp( torch.nn.Module):
                                   # Module para hacer modelos propios.
    def init ( , isize, hsize, osize):
                                               # Uso en lugar de self.
        super(). init ()
        .l1 = torch.nn.Linear( isize, hsize)
                                              # Params de modelo.
       .l2 = torch.nn.Linear( hsize, osize)
    def forward( , x):
        h = torch.tanh( .l1(x))
                                               # Grafo de computo.
       y = torch.tanh( .l2( h))
        return y
model = mlp( N, H, M).to( device)
                                           # Muevo los parametros a gpu.
optim = torch.optim.SGD( model.parameters(), lr=0.1)
costf = torch.nn.MSELoss()
t. E = 0. 1.
model.train()
while E>=0.01 and t<9999:
    y = model(x)
    optim.zero grad()
                                           # Optim sabe que resetear.
    error = costf(y, z)
    error.backward()
    optim.step()
                                           # step aplica los gradientes.
    E = error.item()
   t += 1
    if t%100==0:
        print( t, E)
model.eval()
                                           # train/eval no son necesarios
with torch.no grad():
                                           # para este modelo sencillo.
   y = model(x)
    E = costf(y, z).item()
print(E)
```