

# Ejercicios3

June 21, 2024

## 1 Ejercicios sobre diferenciación automática

### 1.1 1. Modo forward

Realiza la gráfica computacional para la función  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  definida por:

$$f(x) = \begin{pmatrix} \ln(x_1^2) + 2x_2 \\ \cos(\ln(x_1^2) + x_2^2) \end{pmatrix}$$

Y obtén el gradiente de la función utilizando el modo forward. Ejemplifica con la entrada  $x = (2, 5)$ .

### 1.2 2. Modo reverse

A partir de la gráfica computacional dada con los nodos Linear, Softmax y CrossEntropy, crea la gráfica computacional para el problema de la regresión logística:

$$f(x) = \sigma(wx + b)$$

Donde  $\sigma$  es la función softmax y  $w$  y  $b$  los parámetros a aprender. Calcula el gradiente utilizando la función objetivo de entropía cruzada y actualiza los pesos por medio del método de ascenso por gradiente:

$$\theta \leftarrow \theta - \eta \nabla \mathcal{J}(\theta)$$

Donde  $\eta$  es la taza de aprendizaje.

Utiliza el dataset de Iris de sklearn, y recuerda realizar la separación de 70-30 en los datos de entrenamiento y evaluación. Asimismo, evalúa utilizando `classification_report`.

```
[1]: from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import classification_report
from sklearn.datasets import load_iris
from tqdm import tqdm
from nn import *
import matplotlib.pyplot as plt

data = load_iris()
x = data.data
y = data.target
```

```
dim = len(data.feature_names)
classes = len(data.target_names)

x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x,y, test_size=0.3)
```

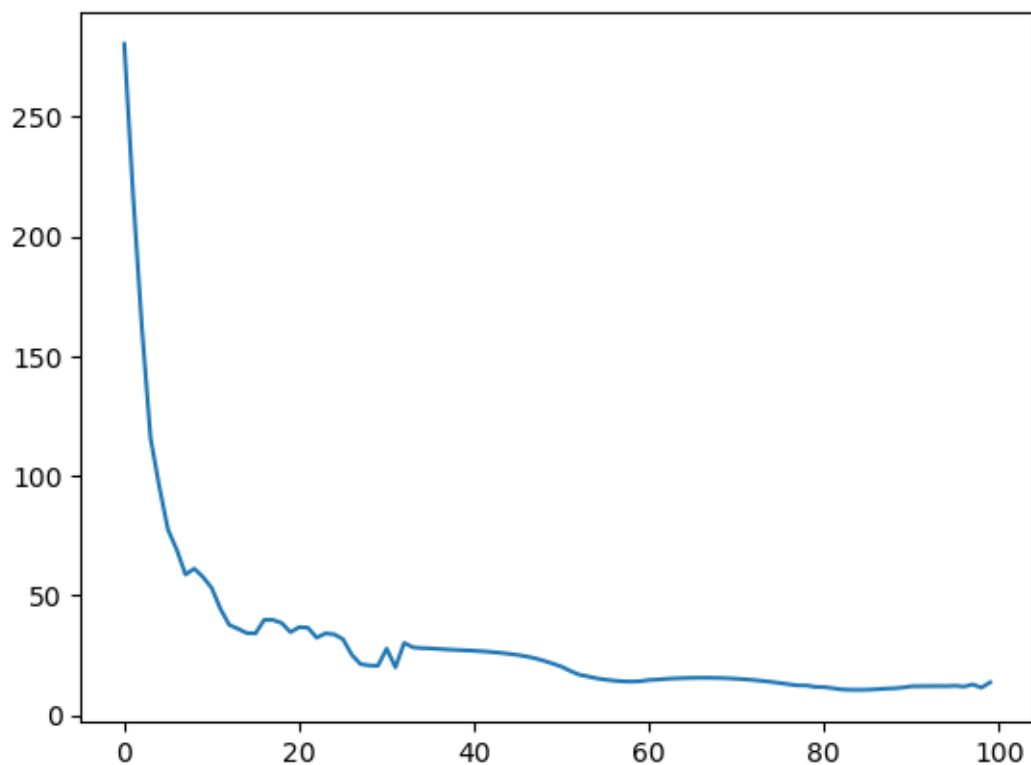
```
[2]: lin1 = Linear(dim, classes)
      soft = Softmax()
      risk = CrossEntropy()
```

```
[3]: epochs = 100
      lr = 0.1
      total_loss = []
      for t in tqdm(range(epochs)):
          epoch_loss = 0
          for x_i, y_i in zip(x_train,y_train):
              pred = soft(lin1(x_i))
              loss = risk(pred, y_i)

              loss.backward()
              lin1.w -= lr*lin1.grad
              lin1.b -= lr*lin1.grad_b
              epoch_loss += loss.value
          total_loss.append(epoch_loss)
```

100%| | 100/100 [00:00<00:00, 316.75it/s]

```
[4]: plt.plot(total_loss)
      plt.show()
```



```
[5]: test_pred = [soft(lin1(x_i)).argmax() for x_i in x_test]
      print(classification_report(test_pred, y_test))
```

	precision	recall	f1-score	support
0	1.00	1.00	1.00	13
1	0.95	1.00	0.97	18
2	1.00	0.93	0.96	14
accuracy			0.98	45
macro avg	0.98	0.98	0.98	45
weighted avg	0.98	0.98	0.98	45