SPRAWOZDANIE

Zajęcia: Analiza Procesów Uczenia Prowadzący: prof. dr hab. Vasyl Martsenyuk

Laboratorium 9

5.12.2023

Temat: Nieliniowe sieci RNN w oparciu o tenzory

Wariant 1

Jarosław Waliczek Informatyka II stopień, stacjonarne, 2 semestr, Gr.2 1. **Polecenie:** Celem jest nabycie podstawowej znajomości użycia propagacji wstecznej w czasie dla nieliniowych sieci RNN - podstawowe pojęcia oraz zagadnienia.

2. Wprowadzane dane:

Dane wejściowe (X) reprezentują dwie liczby binarne o długości 16 bitów każda. Dane wyjściowe (Y) reprezentują różnicę między odpowiadającymi sobie bitami dwóch liczb binarnych.

3. Wykorzystane komendy:

```
import tensorflow as tf
import numpy as np
# Tworzymy dane treningowe
def generate_data(num_samples=1000):
  X = np.random.randint(0, 2, size=(num samples, 16, 2)) # Generujemy dwie liczby binarne o długości 16
  Y = \text{np.abs}(X[:,:,0] - X[:,:,1]) \# \text{Obliczamy różnice dwóch liczb binarnych}
  return X, Y
# Tworzymy model RNN
model = tf.keras.Sequential([
  tf.keras.layers.SimpleRNN(8, input_shape=(16, 2), activation='relu', return_sequences=True),
  tf.keras.layers.SimpleRNN(8, activation='relu'),
  tf.keras.layers.Dense(16, activation='sigmoid')
])
# Kompilujemy model
model.compile(optimizer='adam', loss='binary_crossentropy', metrics=['accuracy'])
# Generujemy dane treningowe
X_train, Y_train = generate_data()
# Trenujemy model
model.fit(X_train, Y_train, epochs=10, batch_size=32)
# Testujemy model na nowych danych
X test, Y test = generate data(10)
predictions = model.predict(X_test)
# Wyświetlamy wyniki
for i in range(10):
  input_data = X_test[i]
  true\_output = Y\_test[i]
  predicted_output = predictions[i].round()
  print(f"Wejście: {input data}")
  print(f"Prawdziwa różnica: {true output}")
  print(f"Przewidziana różnica: {predicted output}")
  print()
```

4. Wynik działania:

rzuty ekranu:

```
WARNING:tensorflow:From c:\Python39\lib\site-packages\keras\src\losses.py:2976: The name tf.losses.sparse_sof
WARNING:tensorflow:From c:\Python39\lib\site-packages\keras\src\layers\rnn\simple rnn.py:130: The name tf.exe
WARNING:tensorflow:From c:\Python39\lib\site-packages\keras\src\optimizers\_init__.py:309: The name tf.train
Epoch 1/10
WARNING:tensorflow:From c:\Python39\lib\site-packages\keras\src\utils\tf_utils.py:492: The name tf.ragged.Rag
WARNING:tensorflow:From c:\Python39\lib\site-packages\keras\src\engine\base_layer_utils.py:384: The name tf.ex
            32/32 [===:
Epoch 2/10
32/32 [===========] - 0s 4ms/step - loss: 0.6957 - accuracy: 0.0450
Epoch 3/10
32/32 [===
                   Epoch 4/10
32/32 [=============] - 0s 4ms/step - loss: 0.6929 - accuracy: 0.0790
Epoch 5/10
              32/32 [====
Epoch 6/10
32/32 [=======] - 0s 4ms/step - loss: 0.6914 - accuracy: 0.0830
Epoch 7/10
32/32 [==========] - 0s 4ms/step - loss: 0.6907 - accuracy: 0.0900
Epoch 8/10
[0 0]]
Prawdziwa różnica: [0 1 1 0 1 0 0 0 1 1 0 0 1 1 0 0]
Przewidziana różnica: [1. 1. 0. 0. 1. 0. 0. 1. 1. 0. 1. 1. 1. 0. 0.]
Output is truncated. View as a scrollable element or open in a text editor. Adjust cell output settings...
```

5. **Wnioski:** Użyliśmy prostego modelu RNN, który może przechowywać informacje o poprzednich krokach sekwencji oraz funkcji aktywacji ReLU i funkcji straty binary crossentropy, co jest typowe dla problemów binarnych.

Repo: https://github.com/Jaro233/MK