Práctica 7: Redes Neuronales Recurrentes

Evelyn G. Coronel Redes Neuronales y Aprendizaje Profundo para Visión Artificial Instituto Balseiro

(11 de noviembre de 2020)

EJERCICIO 1

Item 1

Los datos representan la cantidad de pasajeros de aviones por mes desde Enero del 1949 hasta el mes de Diciembre del 1960. Estos datos tienen una oscilación anual y crecimiento en función del tiempo como se ven en la Fig.

Item 2

Para utilizar estos datos para predecir la cantidad de pasajeros en función del tiempo, en el preprocesado se normalizaron los datos de tal forma que varíen entre 0-1.

Tomando el set de datos como x(t) donde x representa la cantidad de pasajeros y t representa el mes, se organiza los datos según el desfase l que representa la cantidad de meses y se formatean según el siguiente algoritmo:

Si
$$l = 1$$
:

$$X = x(t) \qquad Y = x(t+1)$$

Si l=2: Por ejemplo si queremos obtener Y para el primer elemento x(0), obtenemos los siguientes vectores:

$$X = (x(0), x(1))$$
 $Y = x(2)$

Generalizando para cualquier t:

$$X = (x(t), x(t+1))$$
 $Y = x(t+2)$

Para l arbitrario: Generalizando para cualquier \tilde{t} :

$$X = (x(t), x(t+1), \cdots, x(t+l-1))$$
 $Y = x(t+l)$

Los datos se formatean de esta forma para hacer que la red aprenda a predecir la cantidad de pasajeros el mes A, utilizando la información considerando los l meses anteriores

Items 3, 4 y 5

Se agrega el ruido gaussiano para probar si la red es capaz de aprender el patrón de la cantidad de pasajeros a pesar del ruido.

Para entrenar la red recurrente, se separaron los datos de entrenamiento y test en 70 % y 30 % respectivamente.

Dado que nuestros conjunto de datos solo contiene la cantidad de pasajeros, por que al redimensionar los datos para la entrada del LSTM, se considera que cantidad de atributos (features) es 1 y el rango de tiempo utilizado para hacer el entrenamiento de l meses.

Item 6 y 7

La arquitectura de la red utilizada para predecir la cantidad de pasajeros es la siguiente:

Layer (type)	Output Shape	Param #
lstm (LSTM)	(None, 1, 100)	40800
lstm_1 (LSTM)	(None, 1, 100)	80400
lstm_2 (LSTM)	(None, 1, 80)	57920
lstm_3 (LSTM)	(None, 80)	51520
dense (Dense)	(None, 1)	81

Total params: 230,721 Trainable params: 230,721 Non-trainable params: 0

Se utilizó el optimizador Adam con una tasa de aprendizaje de 5×10^{-5} y MSE como función de pérdida.

Item 8

Item 9

Item 10