

NLP

Sequence to Sequence (seq2seq)

Msc. Rodrigo Cardenas Szigety
rodrigo.cardenas.sz@gmail.com

Esp. Ing. Hernán Contigiani
hernan4790@gmail.com

Programa de la materia



Clase 1: Introducción a NLP, Vectorización de documentos.

Clase 2: Preprocesamiento de texto, librerías de NLP y Rule-Based Bots.

Clase 3: Word Embeddings, CBOW y SkipGRAM, representación de oraciones.

Clase 4: Redes recurrentes (RNN), problemas de secuencia y estimación de próxima palabra.

Clase 5: Redes LSTM, análisis de sentimientos.

Clase 6: Modelos Seq2Seq, traductores y bots conversacionales.

Clase 7: Celdas con Attention. Transformers, BERT & ELMo, fine tuning.

Clase 8: Cierre del curso, NLP hoy y futuro, deploy.

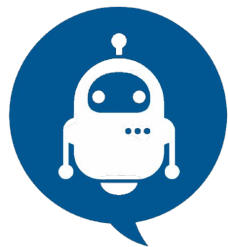
*Unidades con desafíos a presentar al finalizar el curso.

*Último desafío y cierre del contenido práctico del curso.

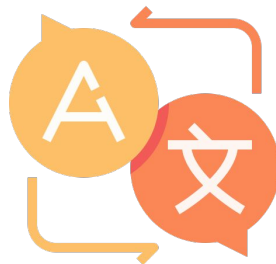
Soluciones Seq2Seq



Trabaja principalmente con el concepto many-to-many en formato "codificador" a "decodificador", en donde la sequence de entrada se traduce en una intención y se transforma al nuevo espacio destino.



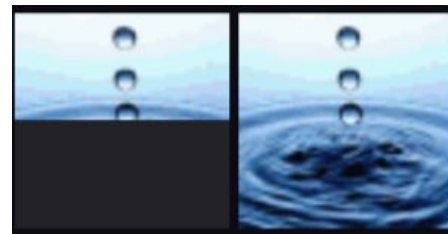
Bots
Conversacionales



Traducción de
idiomas



Generar música



Completar una
imagen

Chat bot conversacional

[LINK](#)



"Utilizan IA entrenados en un dominio cerrado o abierto para generar una respuesta basada en el set de entrenamiento".

Requiere mucha más información pero tiene más poder de interpretabilidad y de responder a preguntas nunca antes realizadas.

La respuesta es totalmente generada, por lo que se tiene menos control del resultado y es más probable obtener un error de sentencia.

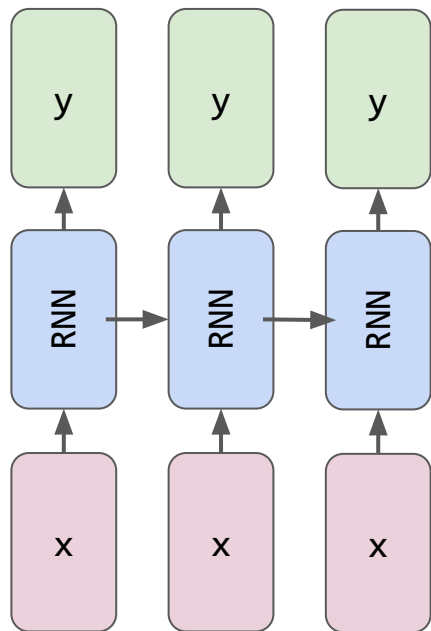
Conversations	Open Domain	Impossible	General AI [Hardest]
	Closed Domain	Rules-Based [Easiest]	Smart Machine [Hard]
		Retrieval-Based	Generative-Based
		Responses	

many-to-many

[LINK](#)



"Dada una entrada de tamaño fijo el sistema arroja una sentencia o oración a partir de ella de longitud fija"



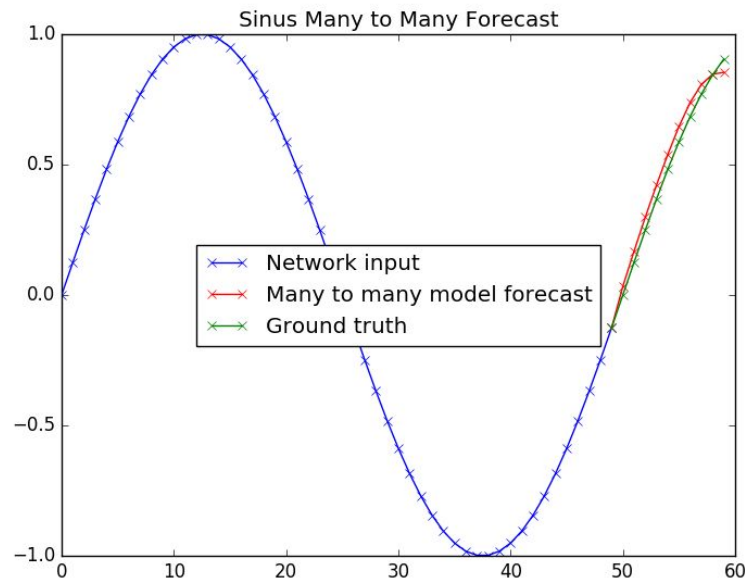
many-to-many



Este tipo de estructuras no son muy utilizadas porque solo son útiles para secuencias de entrada y salida fija (no necesariamente iguales).



Es mucho más simple este tipo de estructuras que las que veremos para NLP con encoder-decoder





Link al Colab



LINK

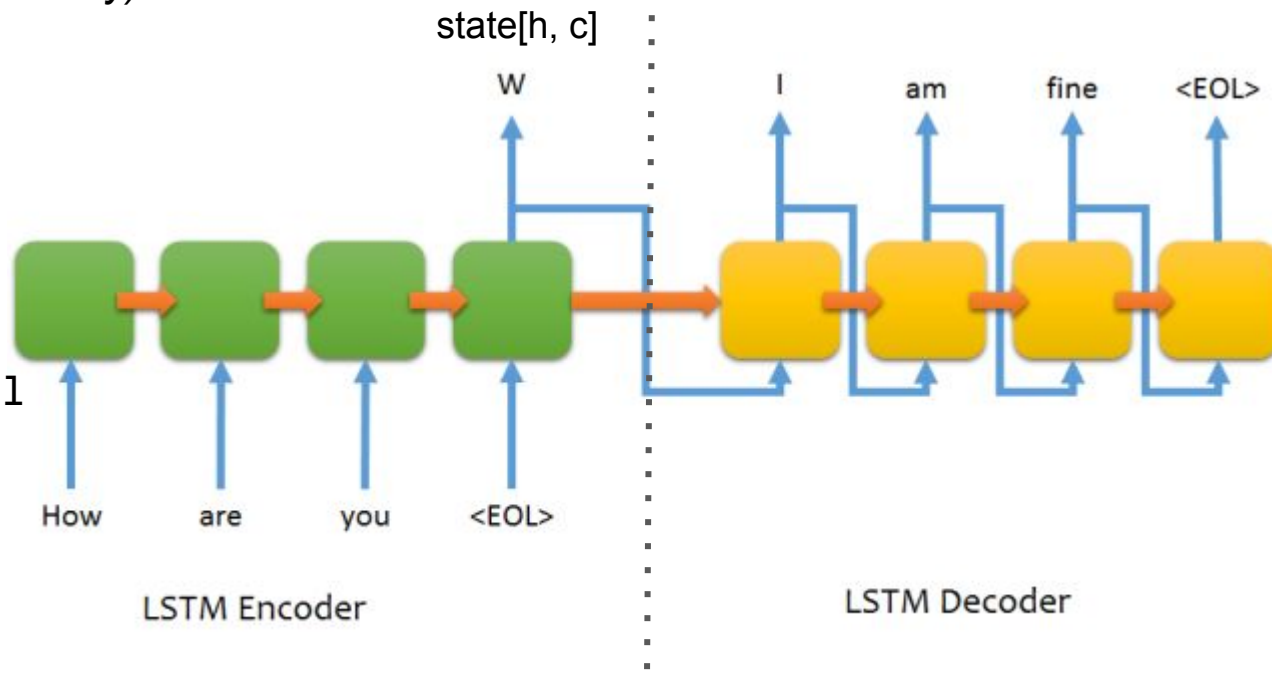
Seq2Seq con encoder-decoder



"Modelo basado en dos partes, la primera genera un "espacio latente" o "contexto" que alimenta a la segunda parte, la cual realiza una inferencia realimentada de la última salida." (simil one-to-many)

La primera inferencia depende del encoder, luego comienza a tomar relevancia el estado anterior.

"El encoder reemplaza el concepto de $h_{t0} = 0$ "

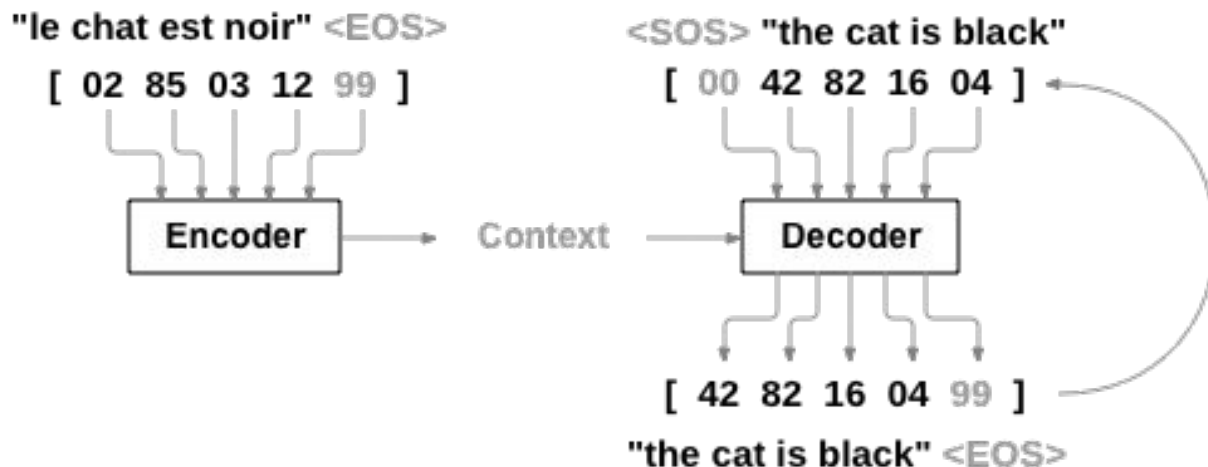


Tokens especiales <SOS> & <EOS>



"Palabras que se reservan para indicarle al modelo el comienzo (start of sequence) o el fin (end of sequence) de la secuencia".

También se puede ver casos en donde se utiliza [start] y [stop]



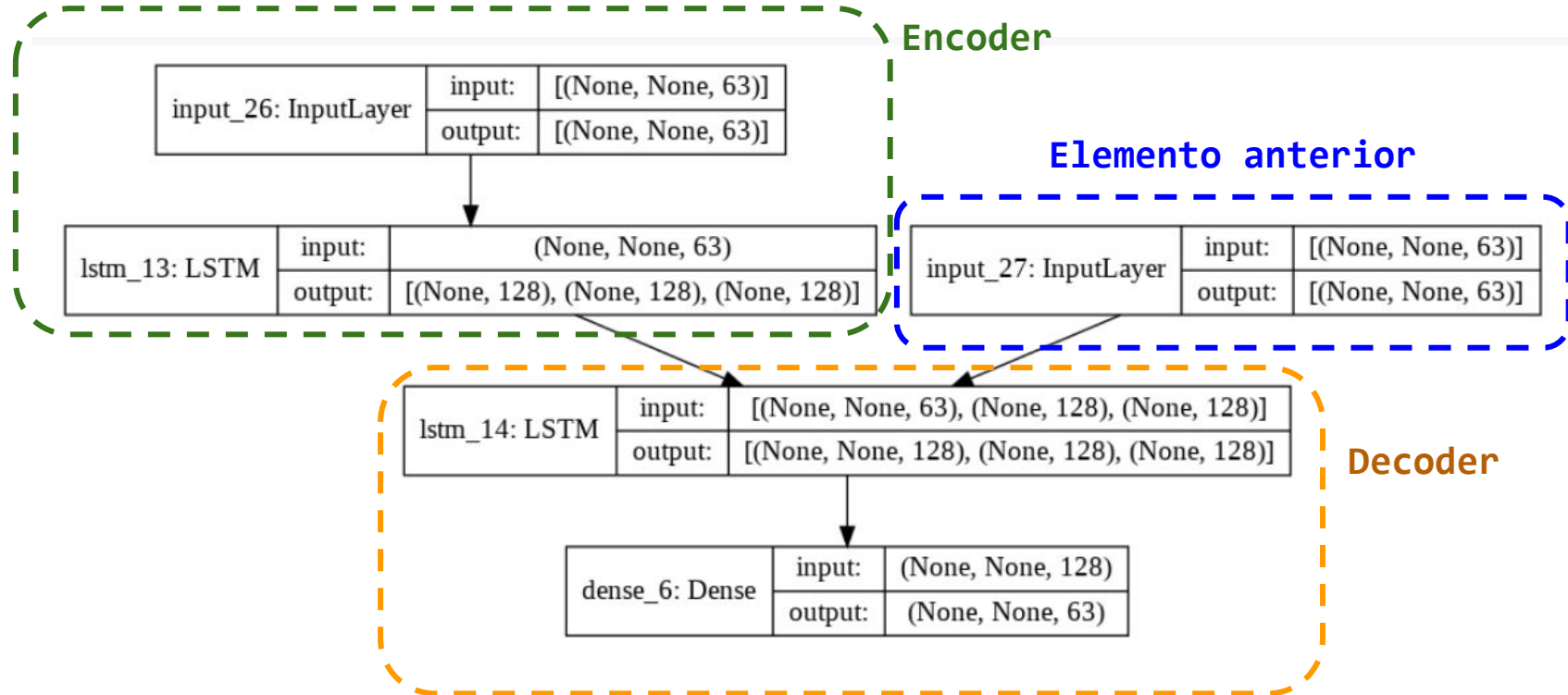
Los tokens poseen una representación numérica al igual que una palabra

LSTM encoder-decoder

[LINK](#)



El modelo que se entrena es el "completo", con el encoder y decoder.



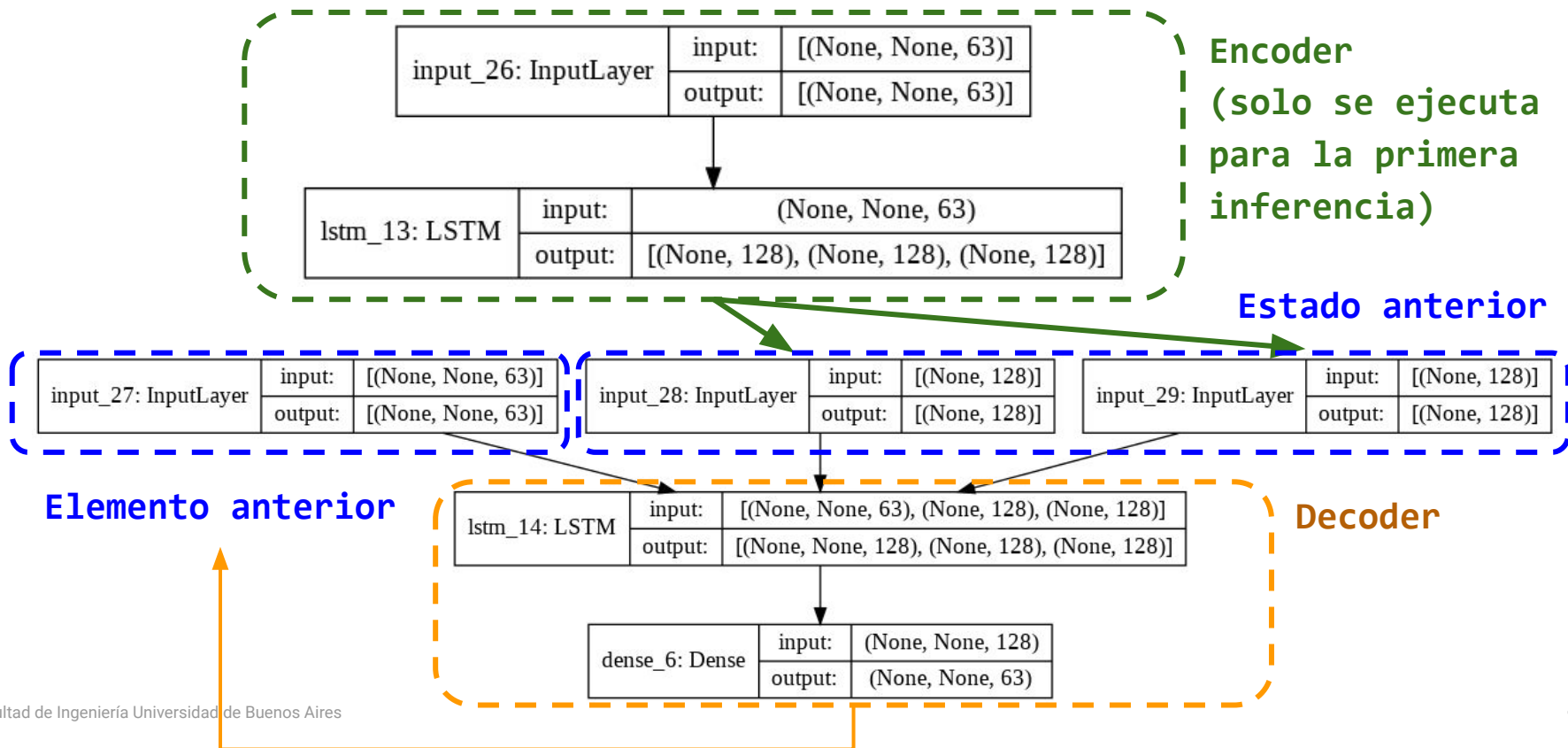
LSTM Decoder

[LINK](#)



Para la inferencia se utiliza por separado el encoder y el decoder

Para armar la realimentación al final con cada inferencia





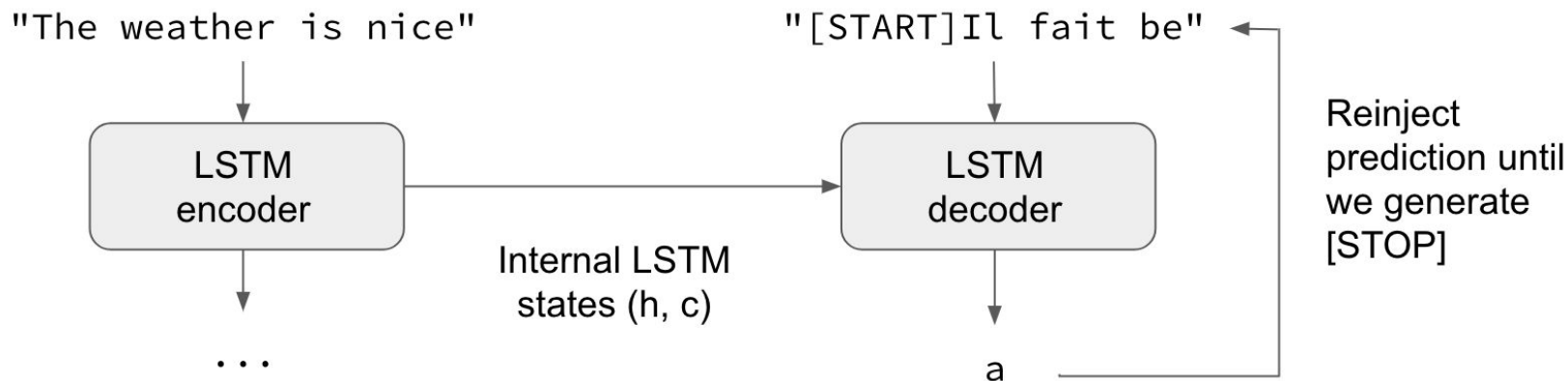
Link al Colab



LINK



Cuando hablamos de un encoder-decoder NLP se agrega un grado de dificultar más, que las secuencias no necesariamente tienen el mismo tamaño y que hay que vectorizar las sentencias de entrada

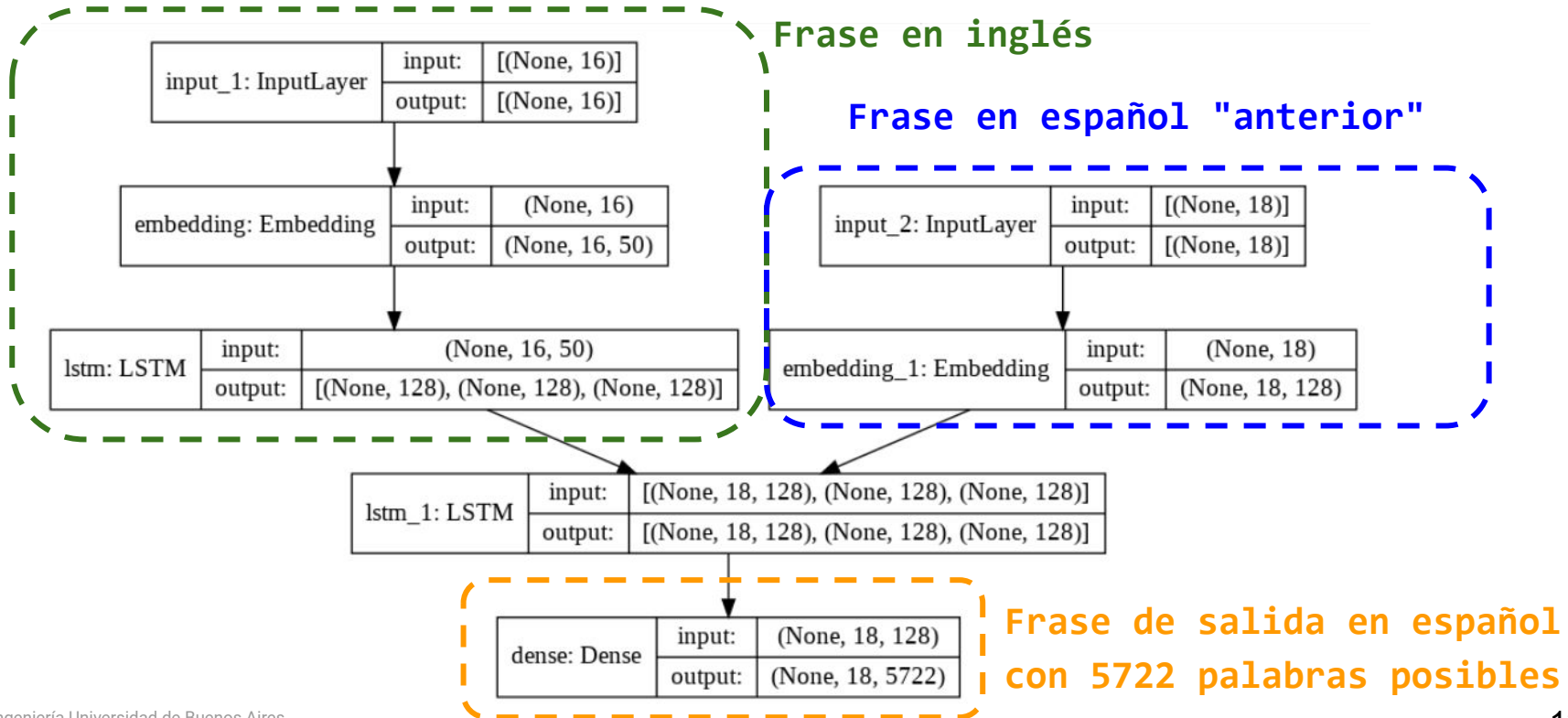


Para solucionar el problema de secuencias de distinto tamaño se define una máxima longitud y luego se acota con los tokens de inicio y fin de sentencia (<sos>/<eos> o [start]/[stop])

Traductores



En este ejemplo realizaremos un traductor de inglés a español, vectorizando las sentencias de entrada con Embeddings



Inferencia del traductor



El encoder inicializa el contexto (h1,c1) con la entrada del decoder en <sos>, luego la salida es realimentada.

```
('A deal is a deal.',  
'Un trato es un trato. <eos>',  
'<sos> Un trato es un trato.')
```

Input: Tom is naked.
Response: tom es un noche

Ensayo real, formó una
oración coherente pero no era
el resultado solicitado

Step 1:

A deal is a deal -> Encoder -> enc(h1,c1)

enc(h1,c1) + <sos> -> Decoder -> Un + dec(h1,c1)

step 2:

dec(h1,c1) + Un -> Decoder -> trato + dec(h2,c2)

step 3:

dec(h2,c2) + trato -> Decoder -> es + dec(h3,c3)

step 4:

dec(h3,c3) + es -> Decoder -> un + dec(h4,c4)

step 5:

dec(h4,c4) + un -> Decoder -> trato + dec(h5,c5)

step 6:

dec(h5,c5) + trato. -> Decoder -> <eos> + dec(h6,c6)



Link al Colab



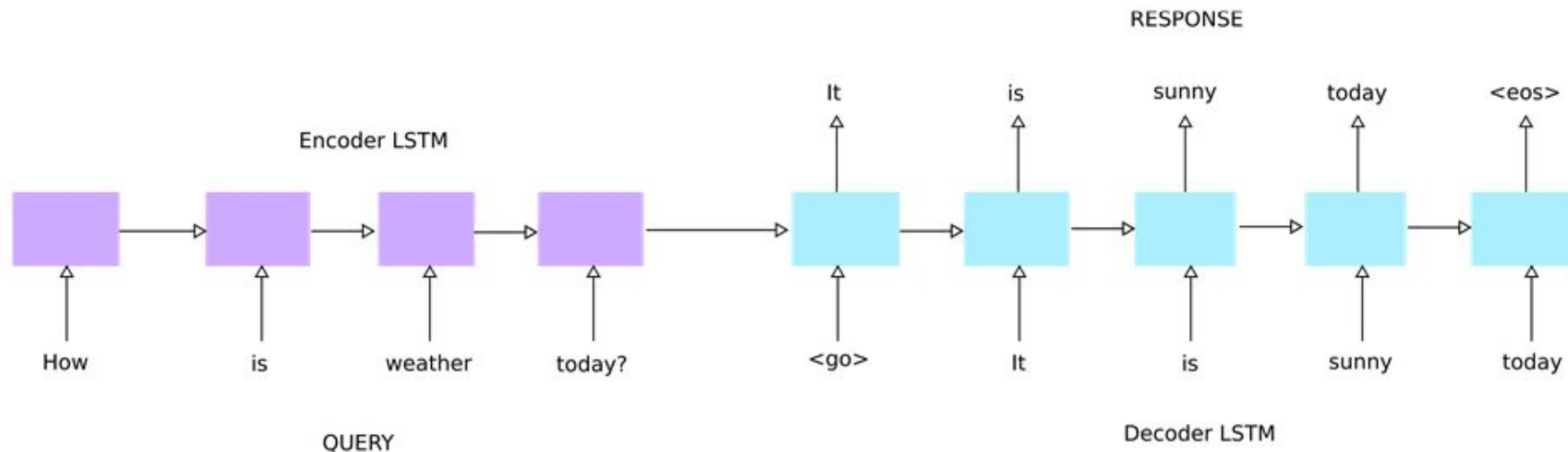
[LINK](#)

Question and answers (QA) ~ Bot

[LINK](#)



Es hora de armar un Bot conversacional, que responda a preguntas que nosotros le hagamos (QA). Para ello utilizaremos un dataset "modesto" por lo que no se espera alcanzar resultados muy prometedores



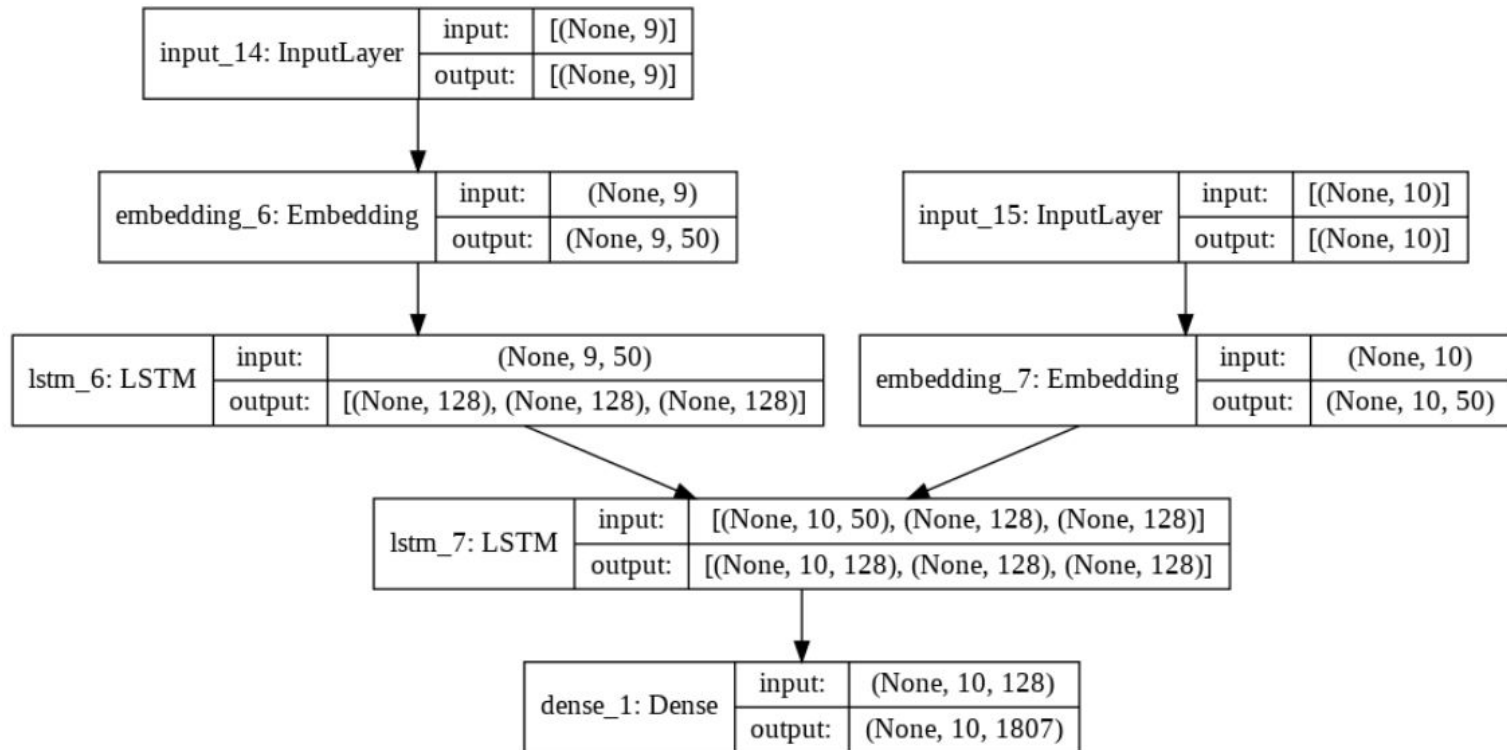
Input: i like to go to the beach
Response: i am a vegan

Question and answers (QA) Bot

[LINK](#)



Un ejemplo de una arquitectura utilizando los Embeddings de Glove (dim 50)





Construir QA Bot
basado en el ejemplo
del traductor pero
con un dataset QA



[LINK](#)

Frameworks para crear modelos seq2seq [LINK](#)



Algunos frameworks/librerías que traen modelos e interfaces preparadas para armar rápidamente un sistema basado en NLP.



DeepPavLov



Hugging face



ParlAI



¡Muchas gracias!