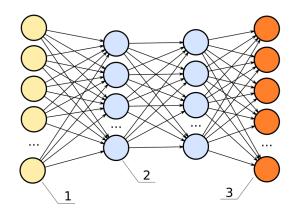
Reccurent Neural Networks et Autoencodeurs

GIRAUD François-Marie



Cours 3: Recurrent Neural Networks et Autoencodeurs

Rappels



Les Données Séquentielles

Données ancrées dans le temps

Séquences de données à dimension fixe

Soit
$$X = (x_i)_{1 < i < k}$$
 un ensemble de k exemples : où : $x_i = (x_i^1, ..., x_i^{n_i})$ avec x_i une séquence de n_i frames

Pour des séries d'entiers par exemple :

$$x_1 = (1, 3, 5, 2, 8)$$

 $x_2 = (7, 3)$
 $x_3 = (4, 0, 9, 1)$
 $x_4 = (...)$

Pour des séries de vecteurs :

$$x_1 = ([2,5], [9,8], [3,6])$$

 $x_2 = ([1,1], [3,4], [5,4], [3,2], [8,1])$
 $x_3 = (...)$

<u>Texte</u>

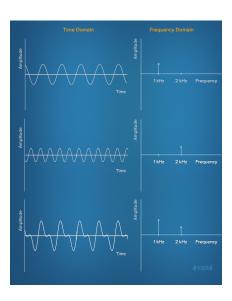
- 1 : lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, ...
- 2 : Great minds discuss ideas; average minds discuss events; small minds discuss people.
- 3 : Hier, mon voisin a mangé une pomme et sa femme une poire.
- 4:...

A.D.N

1: ATGCGATCTATCGCTAGCCGCGCTATACGCA

3 : ...

Son



Video



- Météo (time, Lat., Long., T°, P, X_{vent} , Y_{vent} , Q_{pluie})
- Santé (time, T°, Pouls, ...)
- Economie (time, dollar, euro, livre, yen, BTC, riz ...)
- Comportements Clients (time, action-event, ...)
- ..

Les Modèles Récursifs

Des tâches variées :

- Prédiction d'une classe
- Prédiction de la suite d'une séquence
- Génération de séquence
- Découverte de Patterns

```
Prédiction d'une classe : input : x_i = (1, 6, 8, 4) output : "good" or "bad"
```

- Son (chant d'oiseau, personne, genre musical, ...)
- Vidéos (film, documentaire, stand up , ...)
- ..

Certain modèles permettent de clusteriser (non-supervisée)

Prédiction de la suite d'une séquence :

```
input : x_i = (1, 2, 3, 4, 5) output : 6
```

- Données Économiques
- Comportement Clients
- Météo
- Modèle de Langage
- ...

Génération:

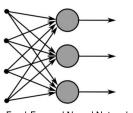
input :
$$x_1 = (1,3,5), x_2 = (7,9,11)$$
 output : $(5,7,9)$

- Génération de partitions
- Texte vers Voix
- Voix vers Texte
- ...

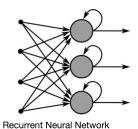
Découverte de Patterns :

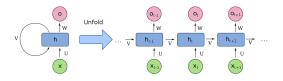
- Découverte de gènes
- Compression de signal
- Décrire et comprendre des phénomènes
- ..

Réseaux de Neurones Récurrents



Feed-Forward Neural Network



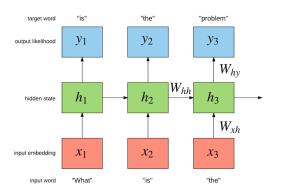


$$h_t = \sigma_h(U * x_t + V * h_{t-1} + b_h)$$

$$o_t = \sigma_o(W * h_t + b_o)$$

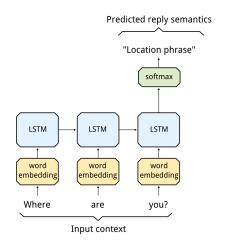
- x_t: vecteur d'entrée
- h_t: vecteur de la couche cachée
- o_t : vecteur de sortie
- U, V, W, b_h et b_o : matrices et vecteurs (paramètres)
- σ_h et σ_o : fonctions d'activation (ReLu)

Prédiction de la suite d'une séquence (ex : modèle de langage)

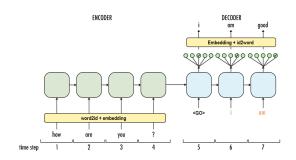


Peut être utilisé pour générer de nouvelles séquences

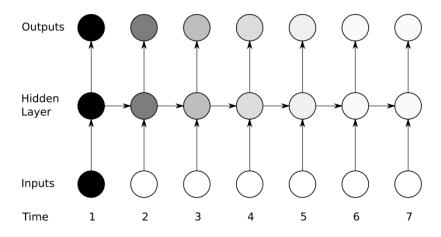
Prédiction d'une classe



Génération d'une séquence (seq2seq)

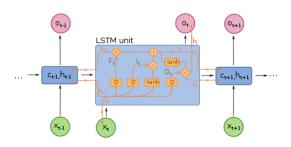


Le problème du gradient qui disparaît (vanishing gradient)



Long-Short Term Memory

Long-Short Term Memory



•
$$F_t = \sigma(W_F * X_t + U_F * h_{t-1} + b_F)$$
 (forget gate)

•
$$I_t = \sigma(W_I * X_t + U_I * h_{t-1} + b_I)$$
 (input gate)

•
$$O_t = \sigma(W_O * x_t + U_O * h_{t-1} + b_O)$$
 (output gate)

•
$$c_t = F_t \circ c_{t-1} + I_t \circ \tanh(W_c * X_t + U_c * h_{t-1} + b_c)$$

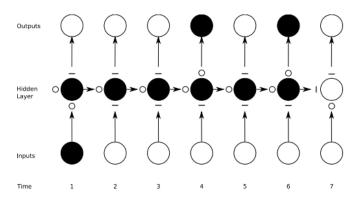
$$\bullet \ \, h_t = O_t \circ \tanh(c_t)$$

$$\bullet o_t = f(W_o * h_t + b_o)$$

1

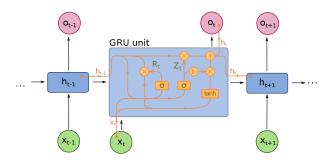
Long-Short Term Memory

vanishing gradient "résolu" (ou presque)



D'autres variantes...

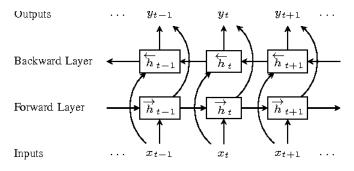
Gated Recurrent Unit



$$Z_t = \sigma(W_Z * x_t + U_Z * h_{t-1} + b_Z) \quad \text{(update gate \approx input et forget gates)} \\ R_t = \sigma(W_R * x_t + U_R * h_{t-1} + b_R) \quad \text{(reset gate \approx output gate)} \\ h_t = Z_t \circ h_{t-1} + (1 - Z_t) \circ \tanh(W_h * x_t + U_h(R_t \circ h_{t-1}) + b_h) \\ \text{Moins de paramètres que LSTM, aussi efficace dans beaucoup de tâches}$$

1

RNN bi-directionnels



Permet de "gérer" des séquences plus longues

Dans des réseaux récurrents profonds, on peut ajouter des récurrences entre les différentes couches...



Données à dimension variable : Traitement du langage

Traitement du langage : données

Classification:

- thème/genre (gutenberg.org : 57k livres)
- auteur (gutenberg.org : 57k livres)
- sentiment (Kaggle movie review : 222k commentaires rotten tomatoes)
- reconnaissance d'entités nommées (Kaggle Annotated Corpus for NER : 1.3M tags)
- ...

Traitement du langage : données

Compréhension:

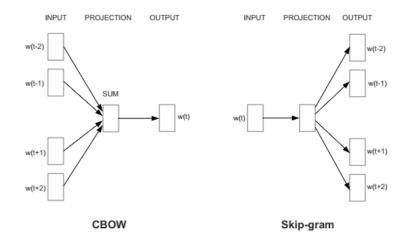
- Question/réponses (SQUAD : 150k questions)
- Traduction (europarl : 450k phrases alignées)
- ..

Traitement du langage : word embeddings

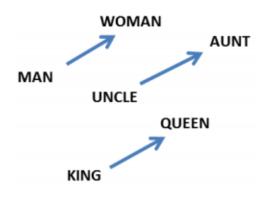
```
mot = indice dans un dictionnaire (dimension > 30000)
mot = vecteur "sémantique" (dimension < 1000)
```

- word2vec
- CBOW/Skip-Gram
- Thought vector (pour des phrases ou même des documents entiers)
- ..

Traitement du langage : word embeddings

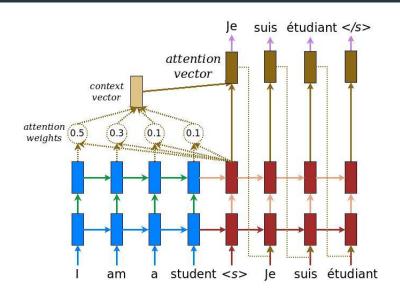


Traitement du langage : word embeddings

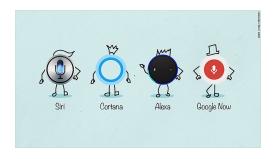


Démo dans l'espace word2vec Visualisation de l'espace word2vec

Traitement du langage : Modèle à attention



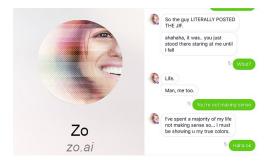
Transcription et synthèse de la parole



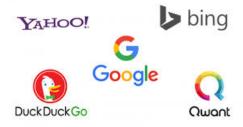
Identification du locuteur



Chatbot



Moteur de recherche



Extraction de données



Analyse de sentiments



Résumé

Input: Article 1st sentence	Model-written headline
metro-goldwyn-mayer reported a third-quarter net loss of dlrs 16 million due mainly to the effect of accounting rules adopted this year	mgm reports 16 million net loss on higher revenue
starting from july 1, the island province of hainan in southern china will implement strict market access control on all incoming livestock and animal products to prevent the possible spread of epidemic diseases	hainan to curb spread of diseases
australian wine exports hit a record 52.1 million liters worth 260 million dollars (143 million us) in september, the government statistics office reported on monday	australian wine exports hit record high in september

Traduction

Traduire français (langue identifiée) V

Boniour.

Nos filles souhaitent faire un échange ensemble dans le cadre du programme Brigitte <u>Sauzav</u>. Avant de passer au dossier administratif, nous souhaitions vous poser quelques questions pour s'assurer que nous envisagions cet échange entre nos filles de la même facon.

Le professeur d'allemand de Gaïa a gentiment accepté de traduire nos questions afin d'éviter des incompréhensions à cause de problèmes de traduction.

Concernant les dates, Emma nous a dit que vous souhaitiez que Gaïa soit repartie avant le 19 juin car vous partiez en vacances.

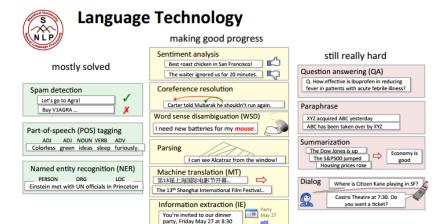
Traduire en anglais V

Hello.

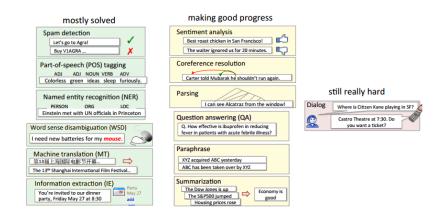
Our daughters would like to do an exchange together as part of the Brigitte Sauzay program. Before moving on to the administrative file, we wanted to ask you a few questions to ensure that we consider this exchange between our daughters in the same way.

Gaïa's German teacher kindly agreed to translate our questions in order to avoid misunderstandings due to translation problems.

Regarding the dates, Emma told us that you wanted Gaïa to leave before June 19 because you were going on vacation.



 ≈ 2015



Deep Learning par la Pratique

Deep Learning par la r ratique

RNN avec Keras

RNN avec Keras

```
model = tf.keras.Sequential()
model.add(layers.Embedding(input_dim=1000, output_dim=64))
model.add(layers.SimpleRNN(128))
model.add(layers.Dense(10, activation='softmax'))
model.summary()
```

1	Layer (type)	Output Shape	Param #
2			
3	<pre>embedding_1 (Embedding)</pre>	(None, None, 64)	64000
4			
5	simple_rnn (SimpleRNN)	(None, 128)	24704
6			
7	dense_1 (Dense)	(None, 10)	1290
8			
9	Total params: 89,994		
10	Trainable params: 89,994		
11	Non-trainable params: 0		

LSTM avec Keras

```
model = tf.keras.Sequential()
model.add(layers.Embedding(input_dim=1000, output_dim=64))
model.add(layers.LSTM(128))
model.add(layers.Dense(10, activation='softmax'))
model.summary()
```

1	Layer (type)	Output Shape	Param #
2			
3	embedding_2 (Embedding)	(None, None, 64)	64000
4			
5	lstm_1 (LSTM)	(None, 128)	98816
6			
7	dense_2 (Dense)	(None, 10)	1290
8			
9	Total params: 164,106		
10	Trainable params: 164,106		
11	Non-trainable params: 0		

GRU avec Keras

```
model = tf.keras.Sequential()
model.add(layers.Embedding(input_dim=1000, output_dim=64))
model.add(layers.GRU(128))
model.add(layers.Dense(10, activation='softmax'))
model.summary()
```

1	Layer (type)	Output Shape	Param #
2			
3	embedding_3 (Embedding)	(None, None, 64)	64000
4			
5	gru (GRU)	(None, 128)	74112
6			
7	dense_3 (Dense)	(None, 10)	1290
8			
9	Total params: 139,402		
10	Trainable params: 139,402		
11	Non-trainable params: 0		

Deep Encoder avec Keras

On peut demander à un layer récurrent à de fournir une output pour chaque timestep :

```
model = tf.keras.Sequential()
model.add(layers.Embedding(input_dim=1000, output_dim=64))
model.add(layers.GRU(256, return_sequences=True))
model.add(layers.SimpleRNN(128))
model.add(layers.Dense(10, activation='softmax'))
```

1	Layer (type)	Output Shape	Param #
2			========
3	embedding_3 (Embedding)	(None, None, 64)	64000
4	(CDII)	(Name 400)	74112
5 6	gru (GRU)	(None, 128)	74112
7	dense_3 (Dense)	(None, 10)	1290
8	=======================================		==========

Deep Learning par la Pratique

Travaux Pratiques: RNN

Travaux Pratiques

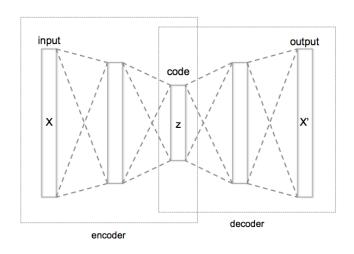
Keras - RNN - Volataire Generator

Travaux Pratiques

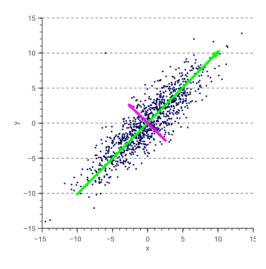
Keras - seq2seq - Calculator

Deep Learning par la Pratique

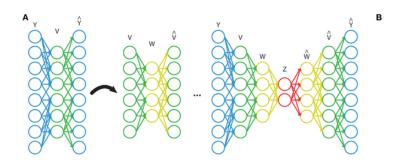
Autoencodeurs



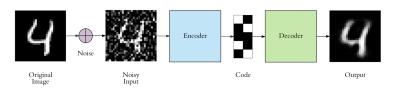
Activations linéaire et Loss MSE \approx ACP



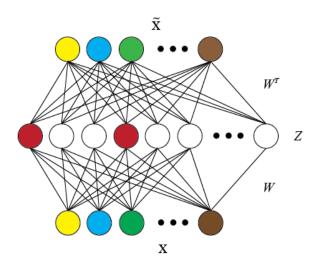
Stacked Autoencoder (Empilés)



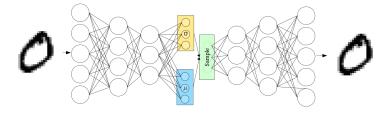
Denoising Autoencoder (Débruiteurs)



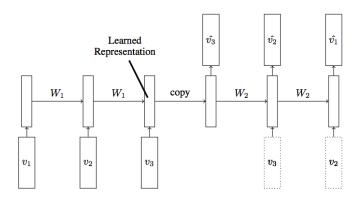
Sparse Autoencoder (Épars)



Variational Autoencoder (Variationnels)



LSTM Autoencoder



Deep Learning par la Pratique

Travaux Pratiques : Autoencodeurs

Travaux Pratiques

 ${\sf Keras} {\sf - Autoencodeurs - Simple}$

Travaux Pratiques

Keras - Autoencodeurs - Débruiteurs