LEARNING TO GENERATE REVIEWS AND DISCOVERING SENTIMENT [RJS17]

BORCHANI Slim, REGUIG Ghiles

Sorbonne Université

Objectifs

- Nouvelle représentation des données textuelles apprise par un réseau de neurones récurrent.
- Apprentissage de features de haut niveau, notamment d'une dimension transcrivant le sentiment.
- Evaluation de l'espace construit via une tâche de classification de sentiment.
- Géneration de reviews positives ou négatives selon les paramètres de la dimension de sentiment.

Données

- Apprentissage de représentation sur le Amazon Product Review Dataset.
- Evaluation sur le dataset de movie reviews IMDB.

Idée derrière le multiplicative LSTM

- RNN: Apprentissage d'un espace latent.
- Les états cachés gardent l'information jugée pertinente des temps précédents.
- Si la mauvaise information est retenue, les états suivants seront altérés et la correction sera difficile.
- Modification de l'état caché de sorte à obtenir une transition plus flexible, dépendant de l'entrée.
- Utilisation d'une matrice de transition diagonale dépendant de l'input.

$$W_{hh}^{(x_t)} = W_{hm} \operatorname{diag}(W_{mx} x_t) W_{mh}.$$

Multiplicative LSTM[KLMR16]

- Idée : Changer les paramètres W_{hh} en fonction de l'input x_t .
- Utilisation d'un état de transition m_t lors de la mise à jour de l'état caché :

$$m_{t} = (W_{mx}x_{t}) \odot (W_{mh}h_{t-1})$$

$$\hat{h}_{t} = W_{hx}x_{t} + W_{hm}m_{t}$$

$$i_{t} = \sigma(W_{ix}x_{t} + W_{im}m_{t})$$

$$o_{t} = \sigma(W_{ox}x_{t} + W_{om}m_{t})$$

$$f_{t} = \sigma(W_{fx}x_{t} + W_{fm}m_{t}).$$

4096 mLSTM

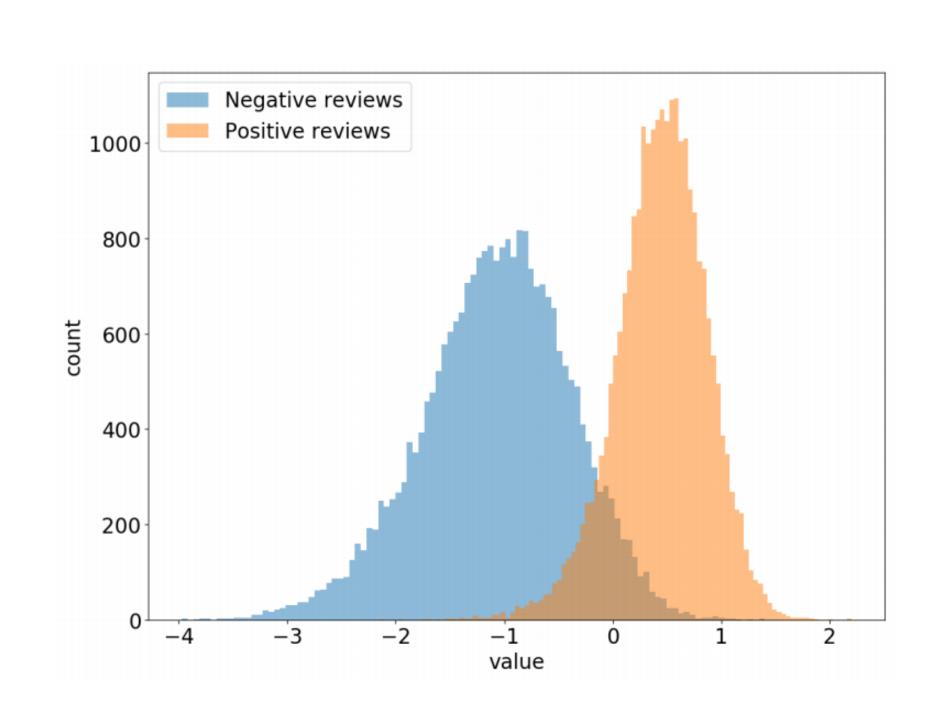
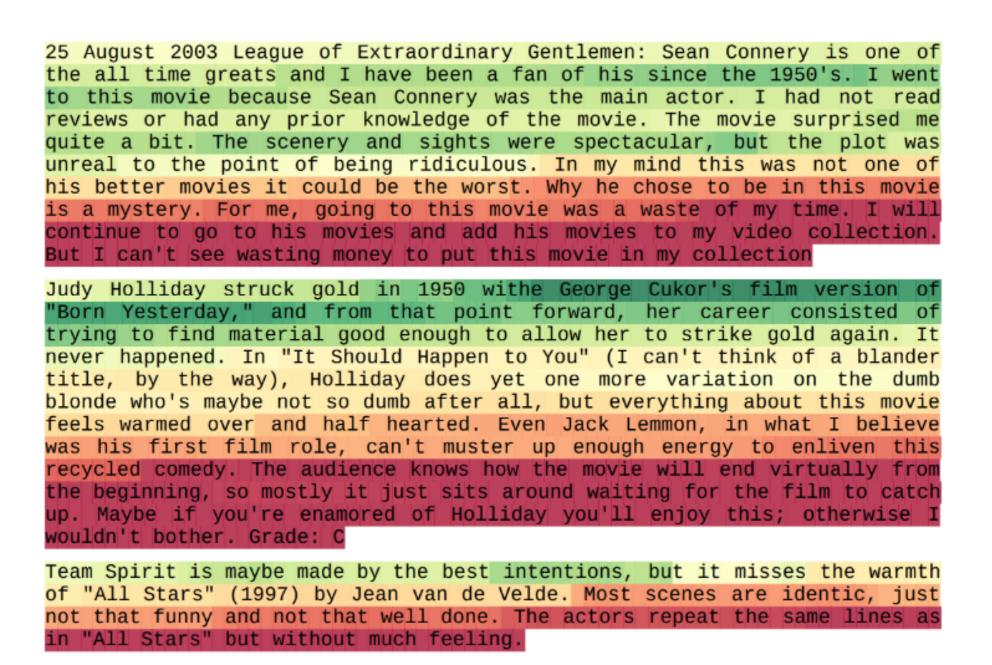


Figure 3: Histogram of cell values for the sentiment unit on IMDB reviews.



Multiplicative LSTM -Comparaison aux autres modèles

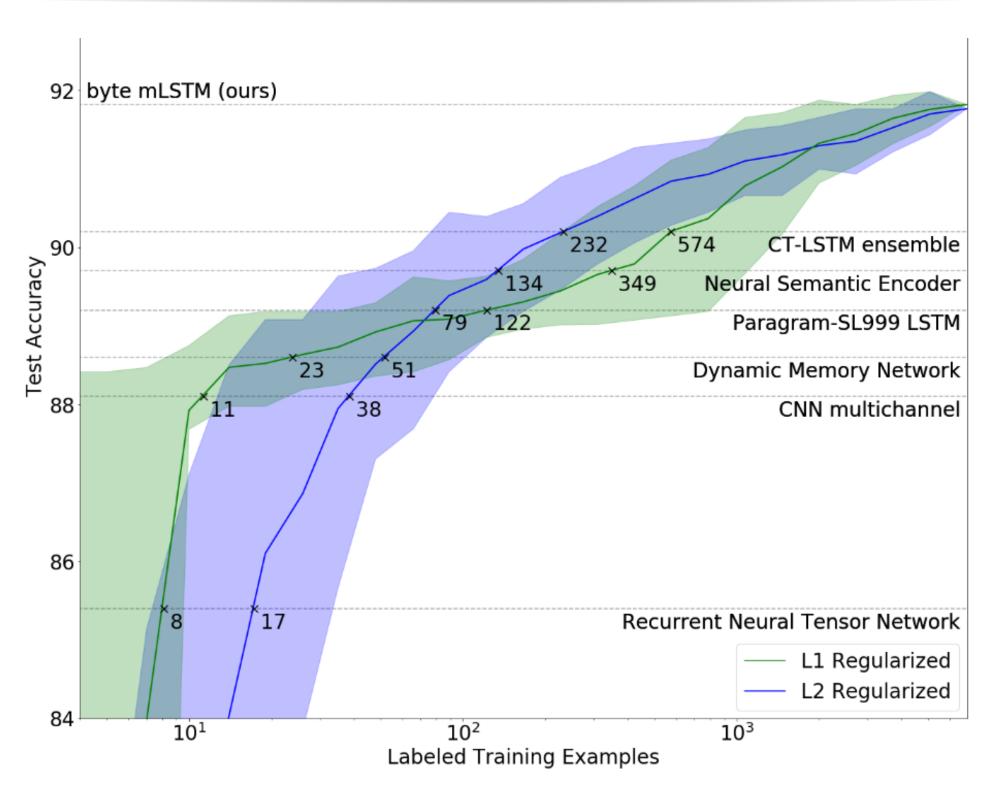


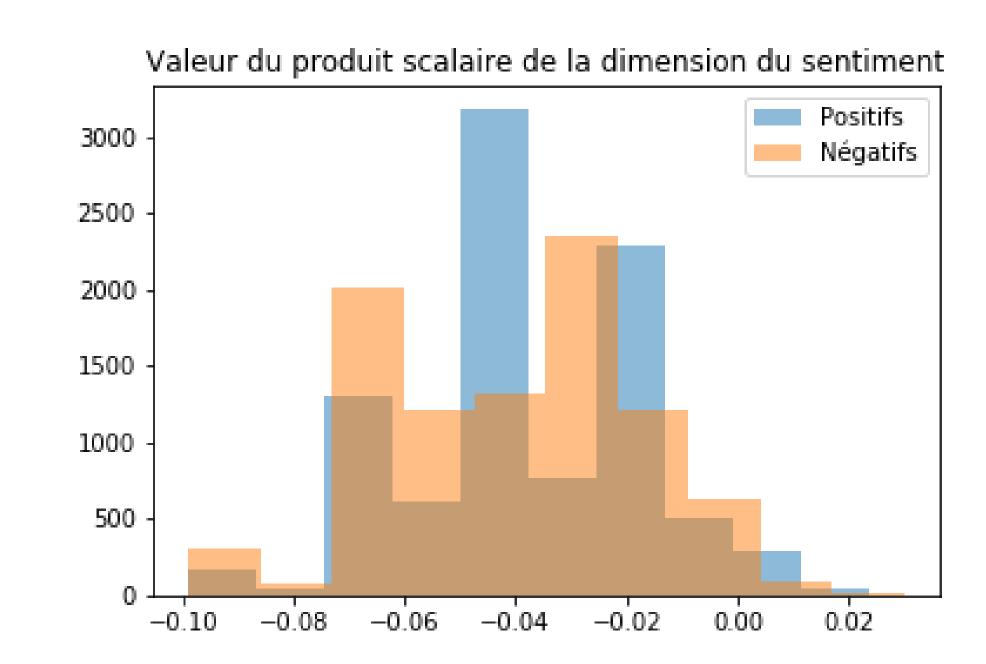
Figure 2: Performance on the binary version of SST as a function of labeled training examples.

Conclusion

- Apprentissage non supervisé rivalisant avec l'état de l'art
- Représentation latente apprise stable, malgré un apprentissage non supervisé
- Géneration de texte de haute qualité pour un modèle de langue travaillant sur le byte
- Meilleure interprétabilité des représentations

512 mLSTM

- Implémentation d'un modèle à 512 mLSTM.
- Apprentissage sur des séquences de taille 20 tirées de reviews Amazon.
- Évaluation de la représentation par classification de sentiment sur des phrases tirées de reviews IMDB.
- Utilisation d'une simple régression logistique.



Réferences

[KLMR16] Ben Krause, Liang Lu, Iain Murray, and Steve Renals.

Multiplicative lstm for sequence

arXiv preprint arXiv:1609.07959, 2016.

[RJS17] Alec Radford, Rafal Jozefowicz, and Ilya Sutskever.

modelling.

Learning to generate reviews and discovering sentiment.

arXiv preprint arXiv:1704.01444, 2017.