

Scuola di Scienze Matematiche, Fisiche e Naturali Corso di Laurea in Informatica

Tesi di Laurea

TITOLO ITALIANO

TITOLO INGLESE

GIULIANO GAMBACORTA

Relatore: *Paolo Frasconi* Correlatore: *Correlatore*

Anno Accademico 2017-2018



INDICE

```
1 Introduzione
   1.1 Prefazione
   1.2 Stato dell'arte
   1.3 Lavori correlati
   1.4 obbiettivi del progetto
2 Strumenti
   2.1 Reti neurali
       Reti ricorrenti
   2.2
             Long Short Term Memory
       2.2.1
                                          9
       2.2.2 Reti bidirezionali
   2.3 Reti autoregressive
   2.4 Autoencoder
             Variational Autoencoder
       2.4.1
   2.5 MDN
3 Esperimenti
                 11
```

ELENCO DELLE FIGURE

"Inserire citazione" — Inserire autore citazione

INTRODUZIONE

1.1 PREFAZIONE

Questa tesi consiste nella riproduzione e nello studio di *sketch-rnn* [1], una rete neurale in grado di generare disegni di semplici oggetti, composti da sequenze di tratti, appresi da un dataset di disegni creati da esseri umani. Il dataset è costantemente ampliato tramite *Quick Draw!* [2], un gioco online in cui agli utenti viene chiesto di disegnare alcuni oggetti entro 20 secondi, che al momento della stesura di questa tesi costituisce la più vasta collezione di disegni al mondo. In questo lavoro viene proposta un'implementazione in *Keras* [3], un framework che a sua volta poggia su *tensorflow* [4], che è la libreria utilizzata per il lavoro originale.

- 1.2 STATO DELL'ARTE
- 1.3 LAVORI CORRELATI
- 1.4 OBBIETTIVI DEL PROGETTO

STRUMENTI

2.1 RETI NEURALI

2.2 RETI RICORRENTI

Le reti neurali ricorrenti (RNN da Recurrent Neural Networks) offrono una soluzione al problema della correlazione temporale delle informazioni

2.2.1 Long Short Term Memory

Le Long Short Term Memories (LSTM) sono un caso particolare di RNN che memorizza

- 2.2.2 Reti bidirezionali
- 2.3 RETI AUTOREGRESSIVE
- 2.4 AUTOENCODER
- 2.4.1 Variational Autoencoder
- 2.5 MDN

ESPERIMENTI		

BIBLIOGRAFIA

- [1] David Ha, Douglas Eck A Neural Representation of Sketch Drawings arXiv:1704.03477, 2017 (Cited on page 7.)
- [2] J. Jongejan, H. Rowley, T. Kawashima, J. Kim, and N. Fox-Gieg. *The Quick, Draw! A.I. Experiment. -* https://quickdraw.withgoogle.com/, 2016. (Cited on page 7.)
- [3] Chollet, François and others *Keras* GitHub, https://github.com/keras-team/keras (Cited on page 7.)
- [4] Martín Abadi, Ashish Agarwal, Paul Barham, Eugene Brevdo, Zhifeng Chen, Craig Citro, Greg S. Corrado, Andy Davis, Jeffrey Dean, Matthieu Devin, Sanjay Ghemawat, Ian Goodfellow, Andrew Harp, Geoffrey Irving, Michael Isard, Rafal Jozefowicz, Yangqing Jia, Lukasz Kaiser, Manjunath Kudlur, Josh Levenberg, Dan Mané, Mike Schuster, Rajat Monga, Sherry Moore, Derek Murray, Chris Olah, Jonathon Shlens, Benoit Steiner, Ilya Sutskever, Kunal Talwar, Paul Tucker, Vincent Vanhoucke, Vijay Vasudevan, Fernanda Viégas, Oriol Vinyals, Pete Warden, Martin Wattenberg, Martin Wicke, Yuan Yu, and Xiaoqiang Zheng. TensorFlow: Large-scale machine learning on heterogeneous systems tensorflow.org, 2015 (Cited on page 7.)
- [5] Dustin Tran and Alp Kucukelbir and Adji B. Dieng and Maja Rudolph and Dawen Liang and David M. Blei *Edward: A libra-ry for probabilistic modeling, inference, and criticism* arXiv preprint arXiv:1610.09787, 2016