Deep Learning in R



Обзор фреймворков с примерами

metya

2018-12-08

Disclaimer

Цель доклада не дать понимаение что такое глубокое обучение и детально разобрать как работать с ним и обучать современные модели, а скорее показать как просто можно начать тем, кто давно хотел и чесались руки, но все было никак не взяться

Что это?

Что это?

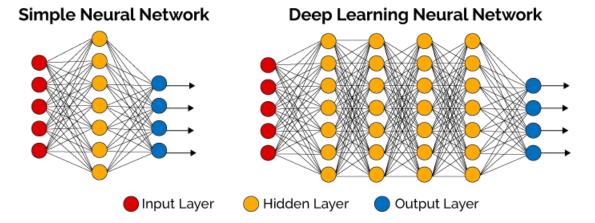
• Когда у нас есть исскуственная нейронная сеть

Что это?

- Когда у нас есть исскуственная нейронная сеть
- Когда скрытых слоев в этой сети больше чем два

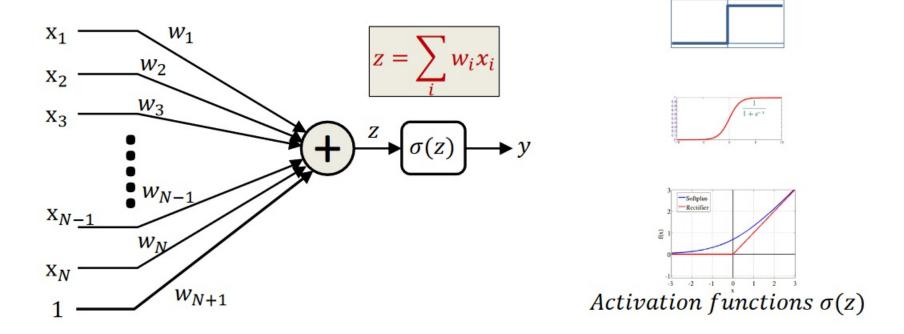
Что это?

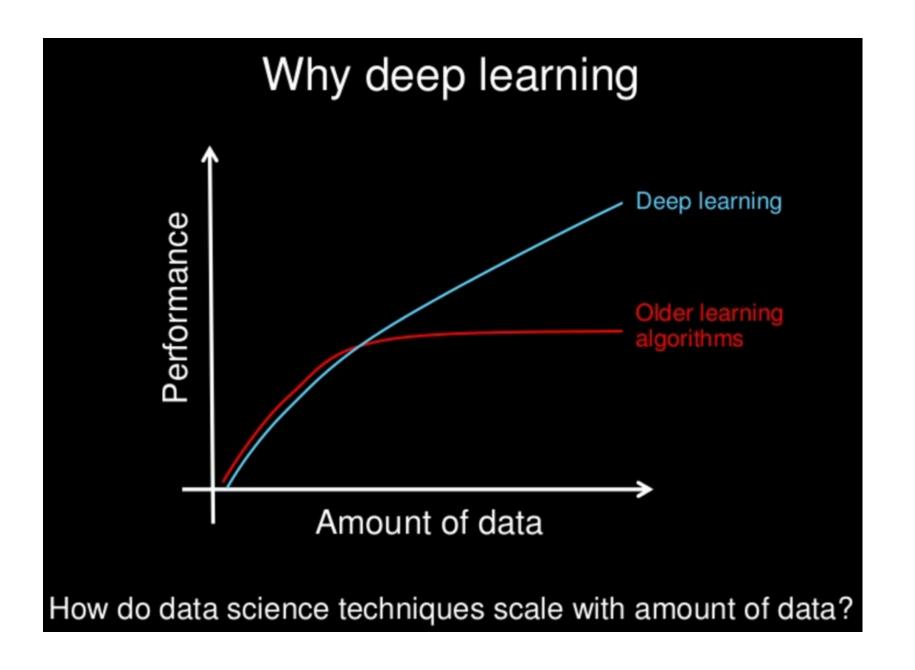
- Когда у нас есть исскуственная нейронная сеть
- Когда скрытых слоев в этой сети больше чем два



[1] https://machinelearningmastery.com/what-is-deep-learning/

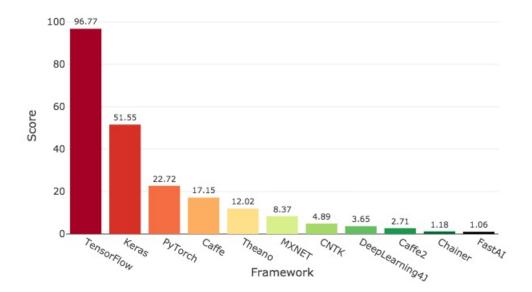
Как это математически







Deep Learning Framework Power Scores 2018



 $[1] \ https://towardsdatascience.com/deep-learning-framework-power-scores-2018-23607 ddf 297 a$

• TensorFlow

- TensorFlow
- theano

- TensorFlow
- theano
- Keras

- TensorFlow
- theano
- Keras
- CNTK

- TensorFlow
- theano
- Keras
- CNTK
- MXNet

- TensorFlow
- theano
- Keras
- CNTK
- MXNet
- ONNX

Есть еще несколько пакетов

- darch (removed from cran)
- deepnet
- deepr
- H2O (interface) (Tutorial)



https://www.tensorflow.org/

https://tensorflow.rstudio.com/

- Делает Google
- Самый популярный, имеет тучу туториалов и книг
- Имеет самый большой спрос у продакшн систем
- Имеет АРІ во множестве языков
- Имеет статический граф вычислений, что бывает неудобно, зато оптимизированно
- Примерно с лета имеет фичу eager execution, который почти нивелирует это неудобство. Но почти не считается
- Доступен в R как самостоятельно, так и как бэкэнд Keras

theano

http://www.deeplearning.net/software/theano/

- Делался силами университета Монреаль с 2007
- Один из самый старых фреймворков, но почти почил в забытьи
- Придумали идею абстракции вычислительных графов (статических) для оптимизации и вычисления нейронных сетей
- В R доступен как бэкенд через Keras



https://cntk.ai/

- Делается силами Майкрософт
- Имеет половинчатые динамические вычислительные графы (на самом деле динамические тензоры скорее)
- Доступен как бэкенд Keras так и как самостоятельный бэкенд с биндингами в R через reticulate package, что значит нужно иметь python версию фреймворка



https://keras.io/

https://keras.rstudio.com/

https://tensorflow.rstudio.com/keras/

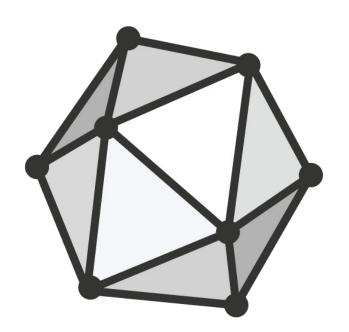
- Высокоуровневый фреймворк над другими такими бэкэндами как Theano, CNTK, Tensorflow, и еще некоторые на подходе
- Делается Франсуа Шолле, который написал книгу Deep Learning in R
- Очень простой код
- Один и тот же код рабоает на разных бэкендах, что теоретически может быть полезно (нет)
- Есть очень много блоков нейросетей из современных SOTA работ
- Нивелирует боль статических вычислительных графов
- Уже давно дефолтом поставляется вместе с TensorFlow как его часть, но можно использовать и отдельно



https://mxnet.apache.org/

https://github.com/apache/incubator-mxnet/tree/master/R-package

- Является проектом Apache
- Сочетает в себе динамические и статические графы
- Тоже имеет зоопарк предобученных моделей
- Как и TensorFlow поддерживается многими языками, что может быть очень полезно
- Довольно разумный и хороший фреймворк, непонятно, почему не пользуется популярностью



https://onnx.ai/

https://onnx.ai/onnx-r/

- Предоставляет открытый формат представления вычислительных графов, чтобы можно было обмениваться запускать одни и теже, экспортированные в этот формат, модели с помощью разных фреймворков и своего рантайма
- Можно работать из R
- Изначально делался Microsoft вместе с Facebook
- Поддерживает кучу фреймворков нативно и конвертацию в ML и TF, Keras

Deep Learning with MXNet

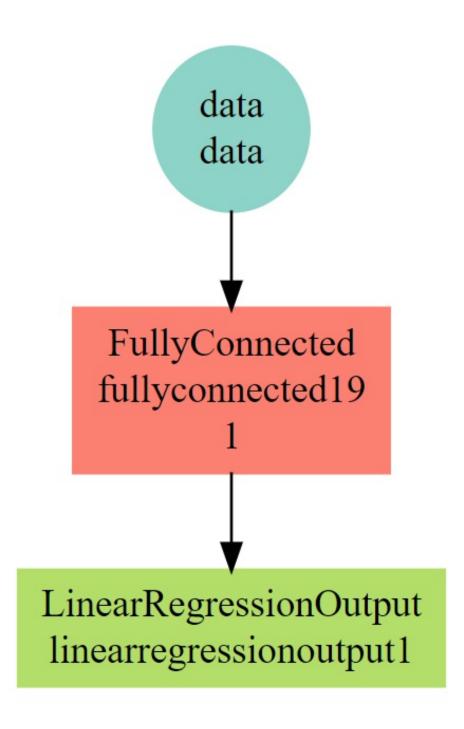
Установка

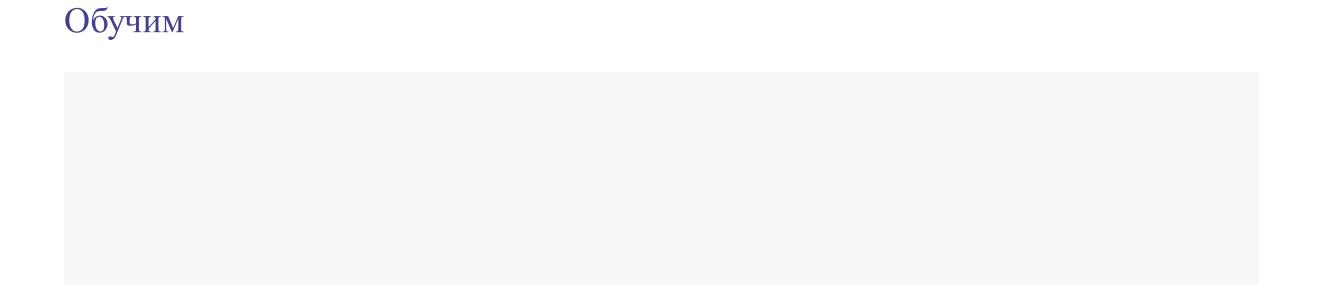
B Windows и MacOS в R	
Linux bash	

Загрузка и обработка данных		

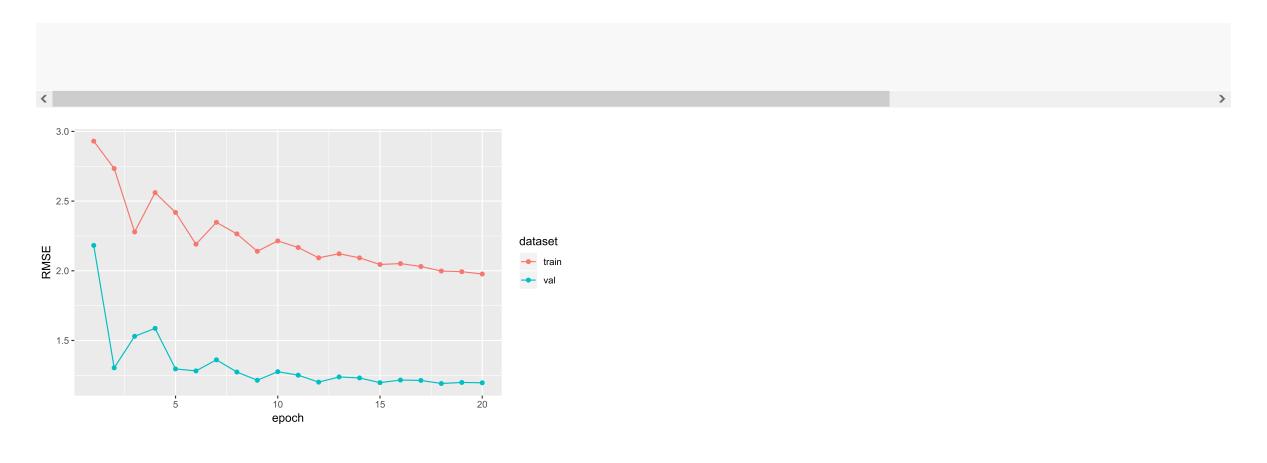
Задания архитектуры сети		

Построим граф модели





Построим кривую обучения



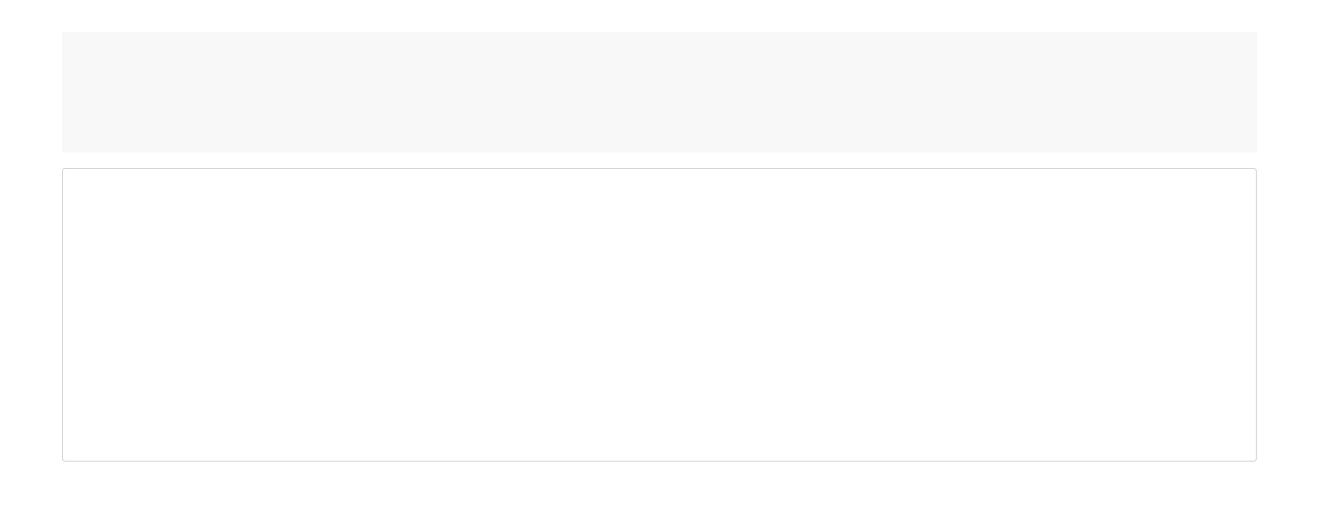
Deep Learning with Keras

Установка		
Загрузка нужных нам пакетов		

Загрузка данных

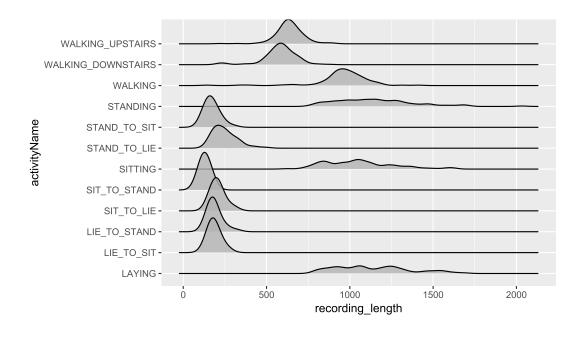
number label

1 WALKING
2 WALKING_UPSTAIRS
3 WALKING_DOWNSTAIRS 4 SITTING
5 STANDING
6 LAYING
7 STAND_TO_SIT
8 SIT_TO_STAND
9 SIT_TO_LIE
10 LIE_TO_SIT
11 STAND_TO_LIE
12 LIE_TO_STAND



TLDR

Посмотрим на данные

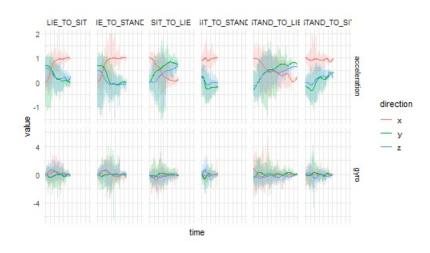


Отфильтруем		

Разделим на трейн тест		

Посмотрим собственно на активности по классам	

Посмотрим собственно на активности по классам



Подготовка данных к обучению				

Подготовка данных к обучению		

Наконец то сетка!		

Наконец то сетка!		

Наконец то сетка!

Выведем описание нашей сетки

Output Shape		Param #
(None, 327, 2	24)	1176
(None, 327, 2	24)	96
(None, 327, 2	24)	0
(None, 320, 1	12)	2316
(None, 12)		0
(None, 12)		48
(None, 12)		0
(None, 48)		624
(None, 48)		192
(None, 48)		0
(None, 6)		294 =======
	(None, 327, 2 (None, 327, 2 (None, 327, 2	(None, 327, 24) (None, 327, 24) (None, 320, 12) (None, 12) (None, 12) (None, 12) (None, 48) (None, 48)

Обучим же наконец

Компиляция графа

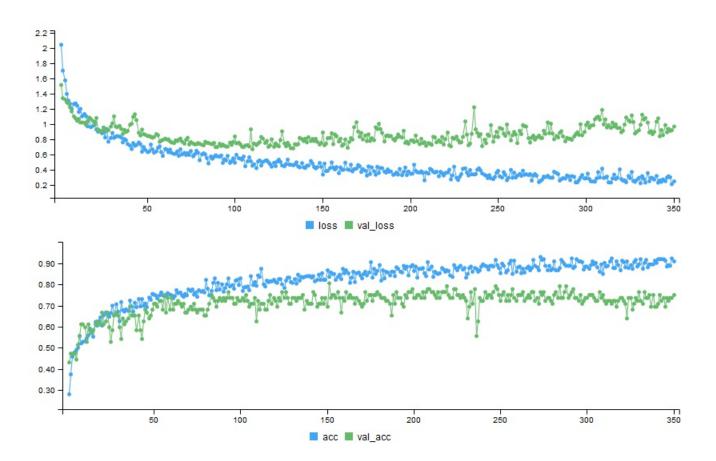
Обучим	же	наконец
--------	----	---------

train

Обучим же наконец

```
Train on 286 samples, validate on 72 samples
Epoch 1/350
Epoch 2/350
Epoch 3/350
Epoch 4/350
Epoch 5/350
Epoch 6/350
Epoch 7/350
Epoch 8/350
Epoch 9/350
```

Обучим же наконец



Предсказание

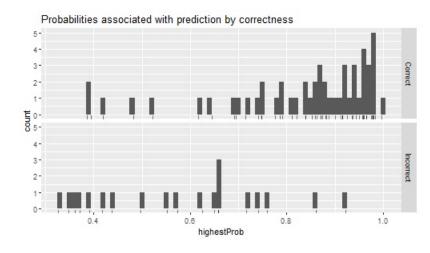
Подготовка теста

Выбор лучшей модели

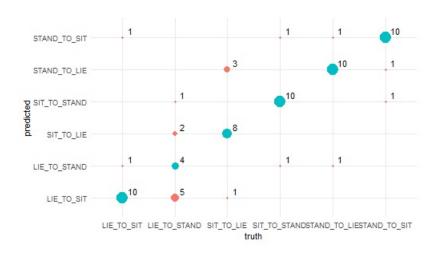
Предсказание	
Еще немного кода	

Предсказание		

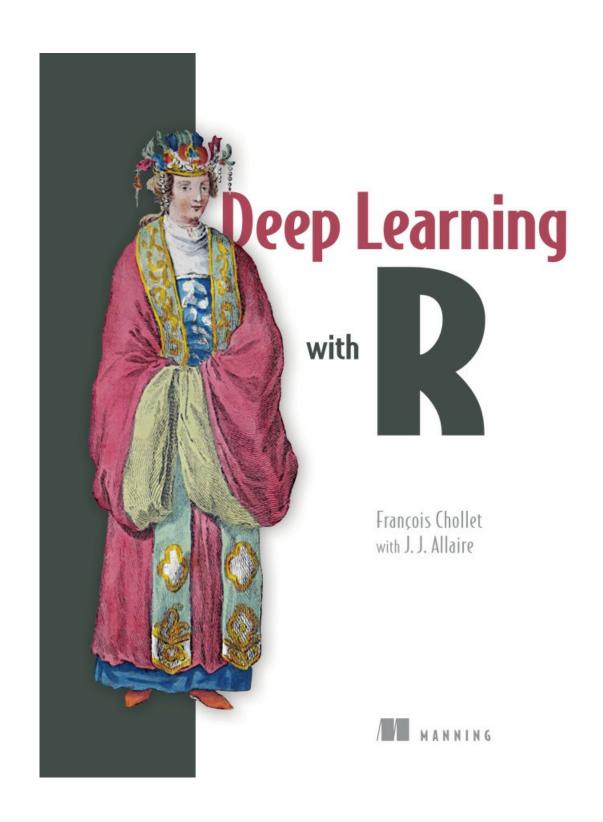
Визуализация ошибок



Визуализация ошибок



Заключение



Спасибо!

Слайды сделаны с помощью R package xaringan.

Веб версию слайдов можно найти на https://metya.github.io/DeepLearning_n_R/

Код можно посмотреть здесь https://github.com/metya/DeepLearning_n_R/