

Neural Networks: Architectures and Applications for NLP

Übungssitzung 1: Organisation und Orientierung

Julian Hitschler

ICL, Universität Heidelberg, WiSe 2016/17

27.10.2016

Inhalt

- Vorstellung
- Organisatorisches
- Voraussetzungen
- Implementierungsprojekte

Vorstellung

- Der Dozent
 - Julian Hitschler
 - zuständig für
 - komplementäre Übungssitzungen zum Vorlesungsteil der Veranstaltung
 - Betreuung der Implementierungsprojekte
 - Übungsaufgaben
 - `hitschler@cl.uni-heidelberg.de`
 - Deep-Learning-Anfänger (wie fast alle in der NLP-Community)
- Die Studierenden

Organisatorisches

- Zeit: Donnerstag, 09:15 - 10:45
- Raum: INF 346, SR 10
- Sofern verfügbar, bitte eigene Laptops mitbringen

Voraussetzungen

- Grundkenntnisse Programmieren
 - Grundwissen `Python`
 - zum Beispiel aus Programmieren I
- Grundlagen der linearen Algebra
 - Notation für Matrizen und Vektoren
 - grundlegende Operationen auf Matrizen und Vektoren
- Grundlagen der Analysis
 - (partielle) Ableitungen
 - Gradienten(-felder)

Implementierungsprojekte

- Ziel: Ein trainierbares neuronales Netzwerk selbst implementieren und damit Experimente durchführen
- eher keine Gruppenarbeit
 - selbständiges Verständnis der Materie und Arbeiten mit Frameworks
 - begründete Ausnahmen bitte frühzeitig absprechen
- zwei Optionen
 - 1 eigene Implementierung eines einfachen NN
 - 2 Implementierung eines mäßig komplexen NN in einem Framework
- Experiment-Skript
- Dokumentation

Implementierungsprojekte

1 Eigene Implementierung eines NN

- Programmiersprache nach Wahl: C++, Python, Java, ...
- keine Verwendung von Deep-Learning Frameworks und Bibliotheken
- keine Verwendung von Bibliotheken für lineare Algebra, symbolische Ableitung etc.
- nur Verwendung von Standardbibliotheken (soweit möglich)
- Lösung eines einfachen Klassifizierungsproblems
 - NIST-Datensatz (Ziffernerkennung)
 - einfacher Datensatz zur Dokumentklassifikation
 - oder ähnliches
- mindestens ein hidden Layer
- Gradientenabstieg/Backpropagation kann architekturspezifisch implementiert sein
- Mindestumfang der Experimente: Vergleich von zwei einfachen NN-Architekturen (z.B.: Restricted Boltzmann Machine vs. Multilayer-Perceptron)

Implementierungsprojekte

2 Implementierung einer NN-Architektur in einem Framework

- Auswahl eines Frameworks: `Theano` oder `TensorFlow`
- Implementierung eines RNN-Sprachmodells oder einer vergleichbar komplexen Architektur
 - mindestens einmal Rekursion oder Rekurrenz als Teil der Netzwerkarchitektur
 - Verwendung von RNN-Modulen in `TensorFlow` ist erlaubt!
 - Lösung eines Sequenzklassifikations- oder (probabilistischen) Sequenzmodellierungsproblems
- Preprocessing für Korpora in Standardformaten (Textdateien, CSV, XML, ConLL, etc.)
 - Austausch des Trainingskorpus muss für “den Laien” (Julian) möglich sein

Implementierungsprojekte

- 2 Implementierung einer NN-Architektur in einem Framework
 - maximale Trainingszeit: 48 Stunden auf 10 Cores auf `last`
 - *hartes Limit!*
 - kleine Layer
 - flaches Netzwerk
 - kleiner Datensatz
 - sinnvolles Minibatching
 - effiziente Implementierung
 - gute Hyperparameter wollen experimentell gefunden werden
 - keine Verwendung (Copy&Paste) von Tutorial-Code
 - Dozentin und Dozent haben übersinnliche Fähigkeiten und können dies erspüren
 - es ist nicht empfehlenswert, Funktionen der Frameworks zu verwenden, die man nicht genau versteht
 - Projekt kann ein Einstiegspunkt für eigene Forschung (Abschlussarbeit, etc.) sein!

Implementierungsprojekte

- Projektvorschlag
 - kurze Zusammenfassung des geplanten Projekts (1-2 Seiten)
 - bis 16.12.2016 per Mail an `hitschler@cl.uni-heidelberg.de` (Betreff: "Projekt NNAA")
 - wer im Seminarteil einen Vortrag hält, muss kein Projekt implementieren, darf dies aber gerne tun
- Dokumentation des Projekts
 - README (DozentInnen-sicher)
 - `1×Enter`-Experimentskript (Shell-Skript)
 - Dokumentation des Systems und der Experimente als Short Paper (4 Seiten + Quellen)
- Abgabetermin (Mail an Julian) Code+Dokumentation: 31.3.2017,23:59

Noch Fragen?

Vielen Dank für die Aufmerksamkeit!