Модификация модели глубокого обучения по ковариационной матрице параметров.

Иванов И.С.

Московский Физико-Технический Институт

Долгопрудный, 2015

Цель исследования

Предложить эффективный способ модификации модели глубокого обучения в задаче классификации временных рядов, основываясь на анализе ковариационной матрицы параметров модели.

Подходы

Модифицированный метод Белсли анализа мультиколлинеарности

Проблемы

Большой размер матрицы ковариаций параметров модели

Список литературы

- Попова М., Стрижов В.: Выбор оптимальной модели классификации физической активности по измерениям акселерометра.
- Попова М., Стрижов В.: Построение сетей глубокого обучения для классификации временных рядов.

Постановка задачи

- ullet $\mathfrak{D} = \{(\mathbf{x}_i, \mathbf{t}_i)\}$ выборка.
- $\mathbf{f}: (\mathbf{w}, \mathbf{X}) \mapsto \mathbf{y}$ модель классификации, где $\mathbf{w} = [w_1, \dots, w_j, \dots, w_k]$ вектор параметров модели, $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times m}$ матрица плана, $\mathbf{y} \in \{0,1\}^z$ зависимая переменная.
- В данной работе в качестве базовой модели рассматривается суперпозиция автокодировщиков и двухслойных нейронных сети.

Требуется: модифицировать модель, согласно критериям устойчивости и точности.

Цели эксперимента

- Сравнить влияние различных методов модификации пространства параметров модели в процессе обучения на её качество.
- Выбрать оптимальный метод модификации.

Вычислительный эксперимент

- В эксперименте сравниваются различные методы разряжения сети глубокого обучения.
- В качестве входных данных используются показания акселерометра мобильного телефона - выборка WISDM.
- Рассматривается блочная матрица ковариаций параметров модели: каждый блок соответствуют одному нейрону глубокой сети.

Распределение дисперсий параметров

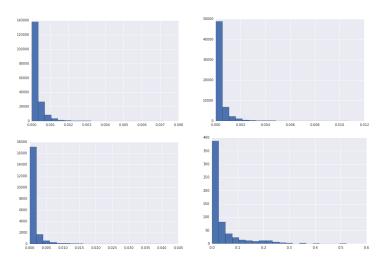


Рис.: Дисперсии параметров по слоям сети.



Ковариационная матрица параметров

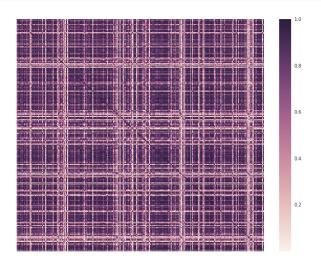


Рис.: Ковариационная матрица весов нейрона.

Результаты

Исследовалась зависимость точности дообученной модели на тестовой выборке в зависимости от процента удалённых параметров при различных условиях выбора данных параметров.

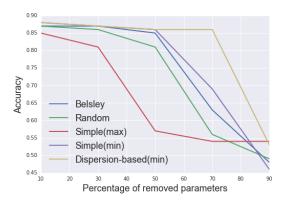


Рис.: Зависимость точности модели от процента удалённых параметров.

Заключение

- Исследованы различные методы модификации пространства параметров модели в процессе обучения.
- Получен эффективный метод разряжения сети глубокого обучения.