TREE-STRUCTURED DECODING WITH DOUBLYRECURRENT NEURAL NETWORKS

Шокоров Вячеслав Александрович

Московский физико-технический институт Факультет управления и прикладной математики Кафедра интеллектуальных систем

> Москва, 2022 г.

Аннотация

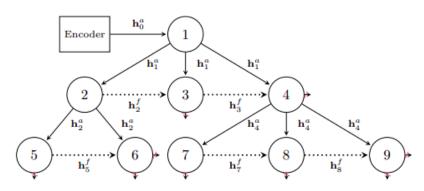
Кратко

В работе предлагается архитектура нейронной сети для генерации объектов структурированных в виде дерева из векторных представлений. Ключевым моментом является применение дважды рекуррентной модели нейронной сети, состоящей из отдельных повторений ширины и глубины, которые объединяются внутри каждой ячейки (узла) для генерации выходных данных.

Проблема

Объекты структурированные в виде дерева не имеют регулярную структуру.

Схема применения DRNN



Узлы помечены в том порядке, в котором они были сгенерированы. Сплошные (пунктирные) линии указывают на связи идущие от родителя (соседа). Скрещенные стрелки указывают на остановку генерации листьев на данном уровне.

Ключевые моменты

- Авторы предложили новую архитектуру нейронной сети, специально разработанную для декодирования с древовидной структурой, которая поддерживает отдельные повторяющиеся состояния глубины и ширины и объединяет их для получения скрытых состояний для каждого узла в дереве.
- Они оснастили эту новую архитектуру механизмом для явного прогнозирования топологии дерева (в отличие от неявного добавления узлов со специальными токенами).
- Также экспериментально показывали, что предлагаемый метод способен восстанавливать деревья из закодированных представлений и что он превосходит современные методы в задаче, состоящей из сопоставления предложений с простыми функциональными программами.

Схема применения DRNN

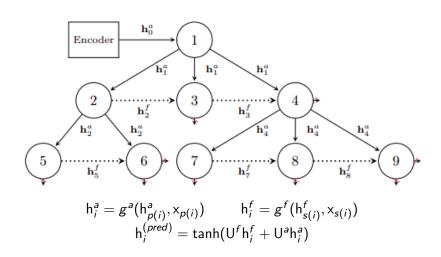
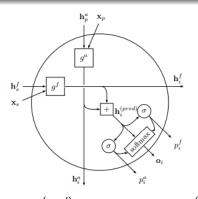


Схема применения DRNN



$$\begin{aligned} \mathsf{p}_i^{a} &= \sigma \big(\mathsf{u}^a \cdot \mathsf{h}_i^{(pred)} \big) & \mathsf{p}_i^f &= \sigma \big(\mathsf{u}^f \cdot \mathsf{h}_i^{(pred)} \big) \\ \mathsf{o}_i &= \mathrm{softmax} \big(\mathsf{W} \mathsf{h}_i^{(pred)} + \alpha_i \mathsf{v}^a + \varphi_i \mathsf{v}^f \big) & \alpha_i, \varphi_i \in \{0,1\} \\ \mathsf{Bo} \ \mathsf{время} \ \mathsf{oбучения} \ \alpha_i &= 1, \ \mathsf{если} \ \mathsf{y} \ \mathsf{yзлa} \ i \ \mathsf{есть} \ \mathsf{дочерние} \ \mathsf{yзлы}, \ \mathsf{u} \\ \varphi_i &= 1, \ \mathsf{если} \ \mathsf{y} \ \mathsf{негo} \ \mathsf{есть} \ \mathsf{соседний}. \ \mathsf{Bo} \ \mathsf{время} \ \mathsf{тестирования} \ \mathsf{эти} \\ \mathsf{значения} \ \mathsf{получаются} \ \mathsf{u} \mathsf{3} \ \mathsf{биномиальногo} \ \mathsf{распределения} \ \mathsf{c} \\ \mathsf{вероятностями} \ p_i^a, p_i^f \ \mathsf{соответственнo}. \end{aligned}$$

Обучение DRNNs

$$L(\hat{x}) = \sum_{i} L^{label}(x_i, \hat{x}_i) + L^{topo}(p_i, \hat{p}_i)$$

Применения

- Задача построения векторного представления дерева.
- Задача получения программного кода/псевдокода по тексту.
- Задача машинного перевода.