Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

# Разработка ПО для анализа исходного кода на основе векторного представления AST.

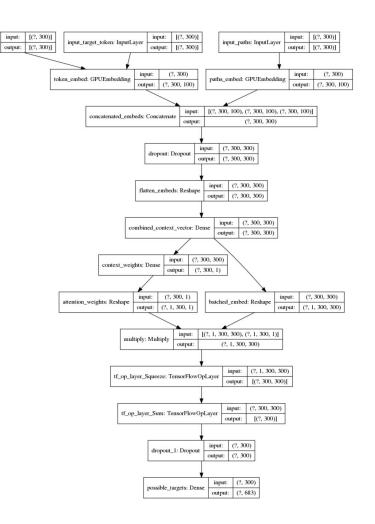
Научный руководитель: Бородин А. А. Выполнил: Кул<u>агин Р. А.</u>

Москва, 2020г.

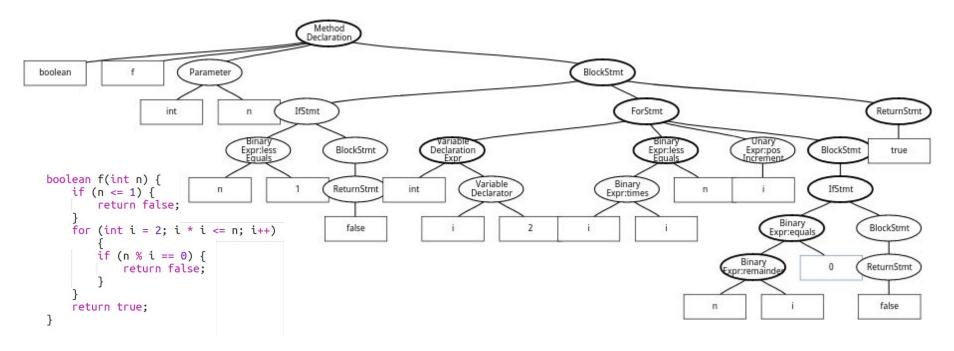
#### code2vec

Эта же архитектура легла в основу проекта.

input\_source\_token: InputLayer



#### Abstract Syntax Tree



В листьях дерева всегда находятся имена классов, переменных, функций, константы.

#### Что делает эта функция?

```
public static void foo(int[] fsbd) {
    Integer sjkf= fsbd.length;
    for (int fsak = 0; i < (sjkf - 1); fsak++)
        for (int fa = 0; < ((sjkf - i) - 1); fa++)
            if (fsbd[fa] > fsbd[fa + 1]) {
                int fsck = fsbd[fa];
                fsbd[fa] = fsbd[fa + 1];
                 fsbd[fa + 1] = fsck;
            }
}
```

Пример кода до деобфускации

Пример кода после работы программы (деобфускации)

## code2vec слишком опирается на имена переменных

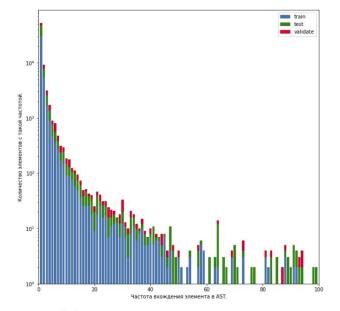
```
int f(int total) {
   if (total == 0) {
      return 1;
   } else {
      return total * f(total-1);
   }
}
(Incorrect) Predictions:
getTotal 84.21%
total 4.06%
average 2.31%
setTotal 2.25%
```

#### Нужно обфусцировать!

Случайным образом. Все переменные заменяются на произвольную строку. (obfuscated-code2vec)

- Много листьев, не несущих в себе никакого смысла.
- Нет связи листьев, используемых для обучения и работы.
- Никак не учитываются имена классов, функций, константы.
- Больше параметров нейросети, обучение идет долго.

Версия с минимальным количество ограничений, которая у меня запустилась имела более 350 миллионов параметров (у Сбер ruGPT-3 их всего в 2 раза больше) и практически не работала.



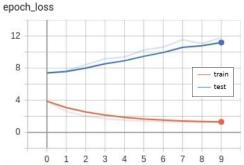
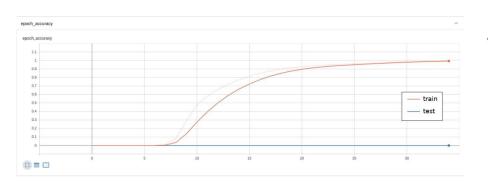


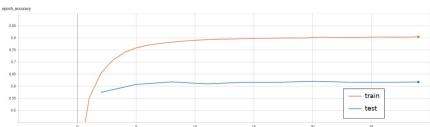
График функции потерь для переменных. Точность при обучении 77%

#### Единый датасет

Разные проекты, тестовый и обучающий датасета не связаны.



Тестовый датасет – 10% данных, изъятых из обучающего датасета.



#### Как оценивать результаты работы нейросети?

Стандартный Accuracy

$$rac{TP+TN}{TP+FN+FP+TN}$$

Учитываются только точные попадания (ТОП-1) и верно предсказанные непопадания

Самописный Precision

$$rac{TP}{TP+FP}$$

Попадания в ТОП-5 считаются успешными.

#### Меняем обфускацию

Замена, основываясь на типе листа AST.

- Мало листьев. Имена классов CLASS\_NAME, функций FUNC, константы CONSTANT.
- Имена встроенных типов и некоторые константы (0, 1, INT\_MAX, NaN, null, "") можно не обфусцировать.
- Одинаковые листья и для обучения, и для работы.

График функции потерь для нейронной сети для определения идентификаторов переменных, обученной на обфусцированных переменных со случайным индексом (в пределах 50).

epoch\_loss

3.4

3

2.6

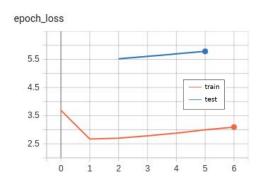
2.2

1.8

0 5 10 15 20 25 30

Переменные. Точность: train 15%

График функции потерь для нейронной сети для определения идентификаторов переменных, обученной на обфусцированных переменных без индекса.





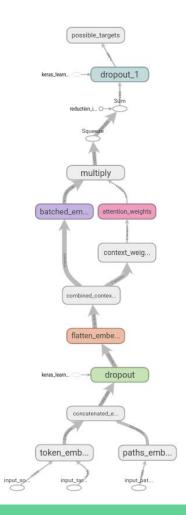


Функции. Точность: train 46%, test 35%

### Демонстрация.

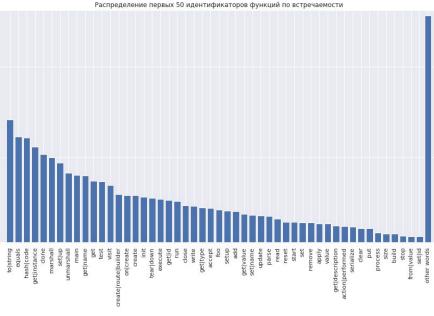
#### Особенности архитектуры

Эмбеддинги учатся очень быстро, а dense учится долго. В результате мы имеем веса эмбеддингов, обучившихся под случайные веса слоев dense.



#### ТОП-50 идентификаторов ...





функции