Описание программного макета.

Содержание.

В zip архиве представлены файлы:

- 1) Jupyter main.ipynb.
- 2) Python файл main.py
- 3) requirements.txt, содержащий список требуемых библиотек для работы программы
- 4) model.pkl, содержащий обученную сохраненную модель нейронной сети
- 5) data.csv c собранной обучающей выборкой
- 6) requests.jmx с настройками для Apache Jemeter, имитирующий обычную сетевую нагрузку на сервер.

Сбор сетевой статистики, используемые устройства.

Во время создания макеты были использованы:

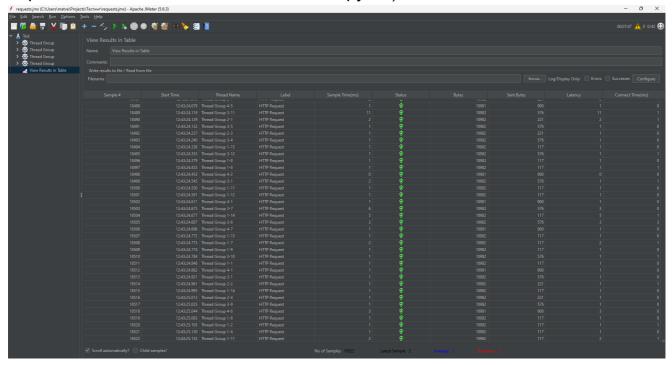
- 1) Виртуальная машина Ubuntu-Server, с установленным сервером apache. К нему осуществлялись запросы имитирующие сетевой трафик с помощью Apache Jemeter, а также атаки с помощью встроенных в Kali Linux утилит.
- 2) Виртуальная машина с установленным дистрибутивом Kali Linux, с ее помощью осуществлялись атаки на Ubuntu-Server.

Пример запуска программы и имитация пользовательской статистики

На данном снимке пример запуска приложения Apache-Jemeter с запросами к серверу Ubuntu.

(При имитации пользовательской активности я примерно раз в несколько часов немного изменял настройки для Jemeter-a, чтобы имитировать

периоды повышенной и пониженной нагрузки)



Ниже представлен скриншот виртуальной машины сервера. На нем запуск программы в режиме анализа трафика, по истечении минут я прерываю программу, скрипт выводит запись о том, что атак не обнаружено.

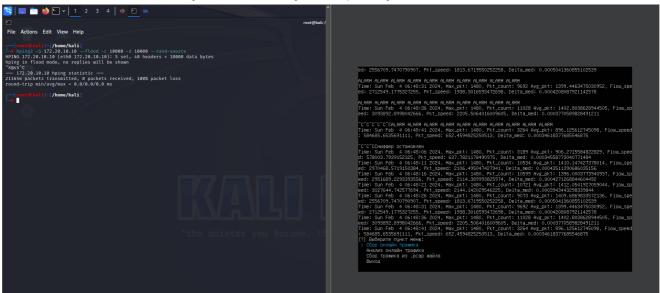
```
oot@server:/media/sf_obsh# python3 main.py
/media/sf_obsh/main.py:7: DeprecationWarning:
Pyarrow will become a required dependency of pandas in the next major release of pandas (pandas 3.0)
to allow more performant data types, such as the Arrow string type, and better interoperability wit)
h other libraries)
but was not found to be installed on your system.
If this would cause problems for you,
please provide us feedback at https://github.com/pandas–dev/pandas/issues/54466
  import pandas as pd
[?] Выберите пункт меню:
  Сбор онлайн трафика
  Анализ онлайн трафика
  Сбор трафика из .рсар файла
  Выход
[?] Сохранять пакетную статистику в .рсар файл?:
Введите период сбора статистики сбора статистики(в часах):
 ?] Выберете название файла: :
`C^C^C^CСниффер остановлен
Атак не зафиксировано.
[?] Выберите пункт меню:
  Сбор онлайн трафика
   Анализ онлайн трафика
  Сбор трафика из .рсар файла
  Выход
```

Пример запуска программы и имитация атаки

Атака осуществляется с помощью встроенной утилиты в дистрибутив kali linux hping3, его конфигурация, а также вывод сообщений об атаке в консоль на скриншоте.



Дальше я снова прерываю программу. Скрипт выводит время обнаружения атаки, также статистику по каждому интервалу.



В файле attack_stat.txt появляются записи:

Обработка статистики, обучение нейронной сети.

Статистика собирается в csv файл, обучение нейронной сети, а также комментарии к коду представлены в main.ipynb Jupyter Notebook.

Единственное, что хочу добавить, было выбрано обучение с учителем. Для этого данные предварительно собирались двумя "пачками" одна без атаки, другая с атакой, к ним сразу при сборе статистики добавлялась колонка status. 0 - без атаки, 1 - с атакой. После они соединялись в один файл, на котором и происходило обучение.

Также я попробовал на исходной выборке запустить НС, обучающуюся без учителя. Была использована модель КМеапs, в параметрах был указано количество кластеров - 2. Однако высокой точности данное решение не показало. На момент написания этого текста, с моего последнего подобного эксперимента, прошло порядка недели, так что я не могу вспомнить показатели по f1 мере, что-то порядка 60%. К данным была применена стандартизация по минимаксу, возможно отбросив некоторые параметры, можно было получить точность выше, однако с этим я решил не возиться и представил, что нам известно какие данные были записаны при атаке, а какие нет.

Комментарии к коду программы(main.py)

Все комментарии из кода я продублировал сюда.

```
def offline_sniffing(mac=scapy.Ether().src):
    sniffer_data = scapy.sniff(offline='output.pcap')
    try:
        pkt_time = sniffer_data[0].time
    except IndexError:
        print('Φaйπ πycт!')
        sys.exit(-1)

    pack_times.append(pkt_time)
    dumps_time.append(pkt_time)

for pkt in sniffer_data:
        data_selection(pkt, mac)
```

Функция offline_sniffer была создана для сбора статистики из уже имеющегося файла формата .pcap. Я решил просто добавить данную функцию например для создания оцифрованных данных для НС, собранных посредством какой-либо утилиты, например тот же WireShark.

В параметрах у него mac адрес устройства, для того, чтобы можно было запускать скрипт с другой машины.

Функция online_sniffing была создана для сбора статистики онлайн, а также для анализа трафика, она принимает на вход параметры.

start - время запуска сниффера.

timeout - время после которого сниффер будет останавливаться и перезапускаться. Нужен для сбора статистики онлайн, чтобы не перегружать store

store - параметр, который отвечает за хранение данных сниффера, принимает True или False.

endpoint - время при достижении которого программа прекратит работу, по умолчанию 24 часа.

```
def data_selection(pkt, mac=scapy.Ether().src):
    if pkt.dst == mac:
        if pkt.haslayer(scapy.Raw):
            write_to_dict(pkt.time, pkt[scapy.Raw].load)
        else:
            write_to_dict(pkt.time)

    if pkt.time - dumps_time[-1] >= dump_const:
```

```
data_collect(pkt.time - dumps_time[-1])
dumps_time.append(pkt.time)
```

Функция data_selection вызывается на каждый пакет собранный сниффером, параметр по умолчанию сам пакет, из функции offline_sniffing она вызывается с дополнительным параметром mac адреса.

В функции происходит проверка, которая фильтрует только пакеты приходящие на сервер. Данные из пакета записываются в словарь посредством вызова функции write_to_dict().

Также по истечении времени, которое установлено dump_const вызывается функция data_collect, по умолчанию это происходит каждые 5 секунд.

К сожалению я не смог придумать реализацию программы без использования глобальных переменных. Основная причина для меня кроется в самом сниффере, который не позволяет передавать функции data_selection дополнительные параметры. если бы такая опция была, я бы переписал код с меньшим использованием или вообще без глобальных переменных, а также с большей смысловой нагрузкой для функций.

```
def write_to_dict(curr_time, curr_data=b''):
    data_size = len(curr_data)
    delta = curr_time - pack_times[-1]

if delta != 0:
    delta_time.append(curr_time - pack_times[-1])

pack_times.append(curr_time)

packet_stats['sum_data'] += data_size
    packet_stats['max_packet'] = max(data_size,
packet_stats['max_packet'])
    packet_stats['packet_counter'] += 1
```

Функция write_to_dict принимает на вход время пакета, а также его содержимое(если оно есть), далее собираются параметры, которые записываются в глобальный словарь packet_stats. Параметры являются оцифрованной пакетной статистикой.

```
def data_collect(sec):
   if sec == 0:
        return -1
    sum data = packet stats['sum data']
    max_pkt = packet_stats['max_packet']
    pkt count = packet_stats['packet_counter']
    avg_pkt = sum_data / pkt_count if pkt_count != 0 else 1
    flow_speed = float(sum_data / sec)
    pkt speed = float(pkt count / sec)
    delta_med = float(median(delta_time))
    delta min = float(min(delta time))
    data_frame.append({
        'sum data': sum data,
        'max_pkt': max_pkt,
        'pkt_count': pkt_count,
        'avg pkt': avg pkt,
        'flow_speed': flow_speed,
        'pkt_speed': pkt_speed,
        'delta min': delta min,
        'delta_med': delta_med
    })
    if flag:
        model_predict(sum_data, max_pkt, pkt_count, avg_pkt, flow_speed,
pkt_speed, delta_med)
    packet stats.clear()
    delta_time.clear()
```

Функция data_collect собирает оцифрованные данные, сохраняет их в переменную data_frame, после чего очищает лист, который хранит значения межпакетных интервалов, и словарь. Также из нее вызывается функция model_predict, если пользователь выбрал модель HC.

```
def model_predict(sum_data, max_pkt, pkt_count, avg_pkt, flow_speed,
pkt_speed, delta_med):

    X = np.array([[sum_data, max_pkt, pkt_count, avg_pkt, flow_speed,
pkt_speed, delta_med]])
    y = int(model.predict(X)[0])
```

Функция model_predict вызывает подгруженную модель HC, а также выводит информацию пакетной статистики, если обнаруживает аномальную активность. После чего записывает ее в файл.

Оставшиеся функции я комментировать не буду)) Они были написаны для создания видимости пользовательского интерфейса. По факту во время использования программы для выполнения задачи задействованы они не были.

Заключение

Собственно, не знаю что еще можно добавить в качестве комментария к самой программе. Рефлексия по задаче разве что. Было интересно попробовать сделать что-то подобное. До этого я в целом никогда не занимался сбором сетевой статистики и тд, а применение НС было только в рамках учебных задач, поэтому фактически подобный опыт у меня впервые.

По поводу моего проекта, будем считать, что это просто MVP, который требует доработок) Можно много чего улучшить, например ту же самую сборку статистики реализовать не по времени, а по завершении сессии/ потока, дать большую смысловую нагрузку функциям, написать свой обработчик пакетов, который будет адаптирован под задачу, в отличие от scapy и тд.

На этом все, добавлю ссылку на гитхаб, хоть там и одно открытое репо, может будет нужно: https://github.com/nedeadinside