

SOLIDEX

SIEM и атаки «нулевого дня»

ООО «Солидекс»

Ровнов Павел

6 октября 2017 г.

Содержание

- **Характеристика SIEM**
- **Характеристика атак TPA**
- **Есть ли шанс обнаружить атаку?**
- **Что можно было бы предпринять?**
- **Выводы**

Характеристика систем SIEM

- **Источники сообщений**
- **Данные**
- **Правила**

Характеристика SIEM

- **Источники сообщений**
 - **Сенсоры, работающие по сигнатурам**
 - IPS/IDS
 - AV
 - AntiSpam

Характеристика SIEM

- **Данные**
 - **Сообщения о событиях**
 - **Наименование атаки**
 - **Поля: IP, TCP/UDP port**
 - **Метаданные, детали (pcap) остаются на сенсоре**

Характеристика SIEM

- **Правила**
 - **Правила-фильтры**
 - Трансляция в точности сообщений сенсора
 - Контекст события не важен
 - **Корреляция**
 - Шаблоны, выявляющие атаки
 - Атаки, известные аналитику

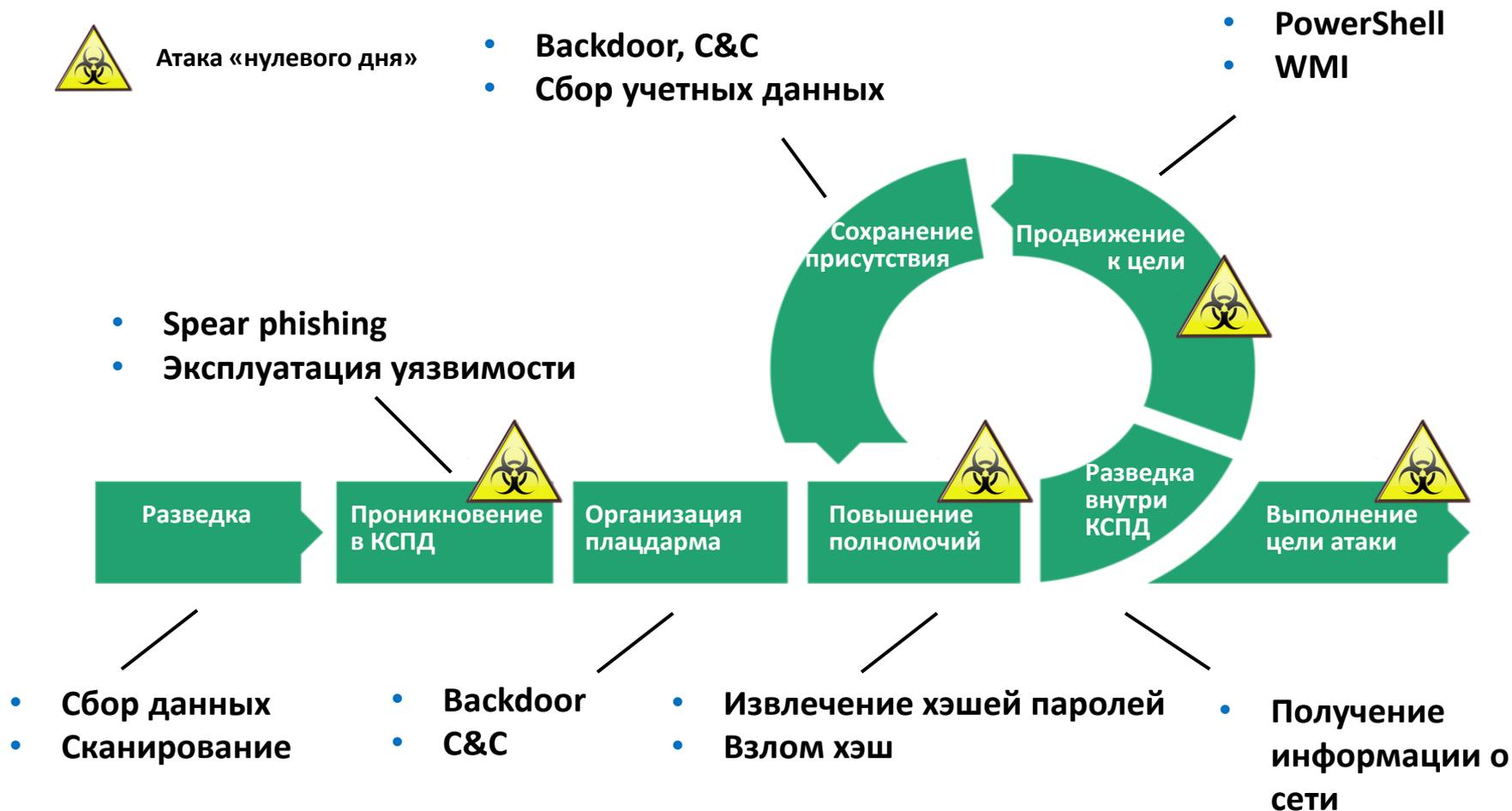
Содержание

- Характеристика SIEM
- **Характеристика атак TPA**
- Есть ли шанс обнаружить атаку?
- Что можно было бы предпринять?
- Выводы

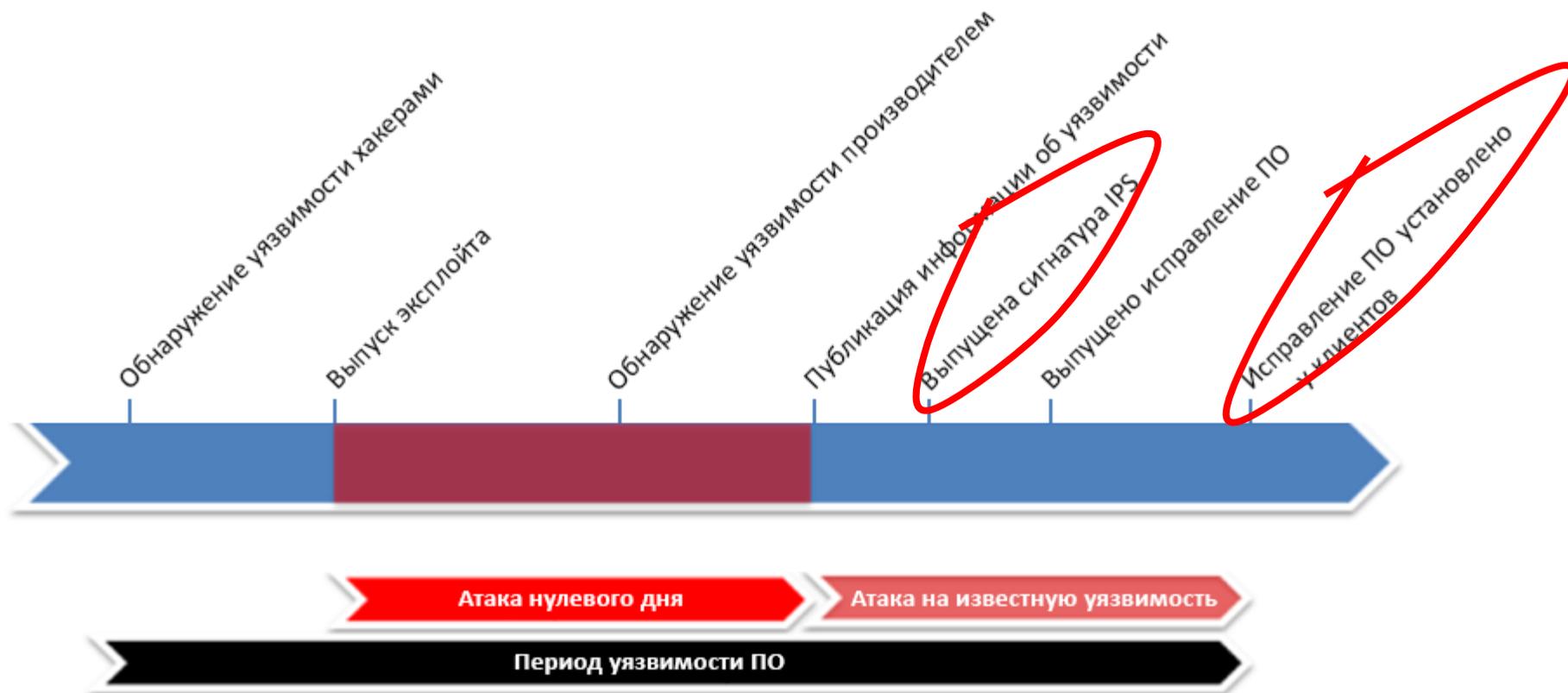
Характеристика Targeted Persistent Attack (TPA)

- **Targeted** – заказная цель (организация), возможно, уникальные инструменты
- **Persistent** – устойчивость к попыткам обнаружения, при необходимости – смена вектора атаки

Характеристика Targeted Persistent Attack (TPA)



Атака «нулевого дня»



- **Время жизни уязвимости ~ 6.9 лет**
 - **Время, в течение которого атака будет незаметна**

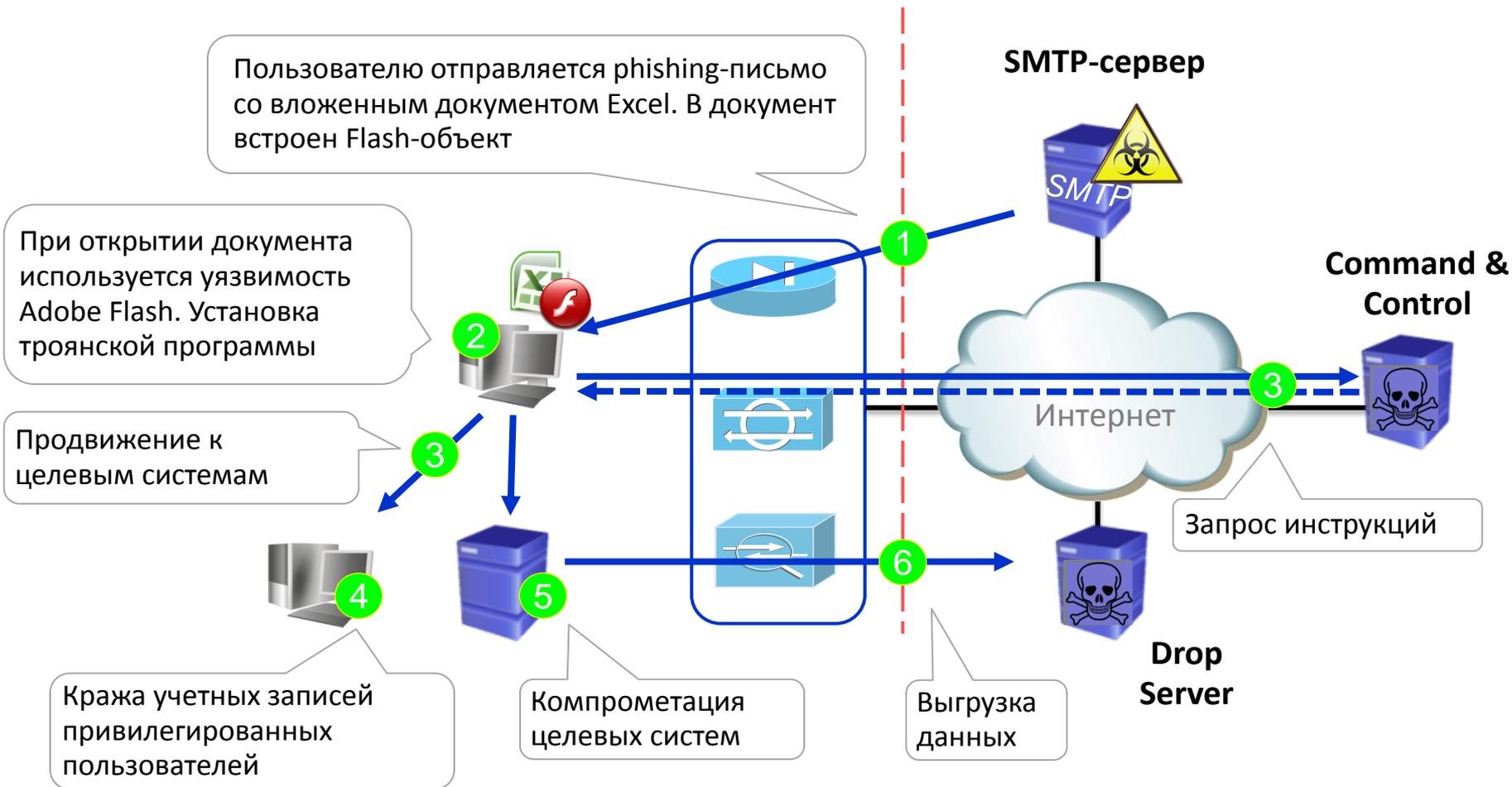
- Характеристика SIEM
- Характеристика атак TPA
- **Есть ли шанс обнаружить атаку?**
- **Что можно было бы предпринять?**
- **Выводы**

Как происходит обнаружение атак на практике?

- **Схема атаки**
- **Сценарий обнаружения атаки, правила**
- **Результаты**

Механика атаки

КСПД



Сценарий обнаружения атаки

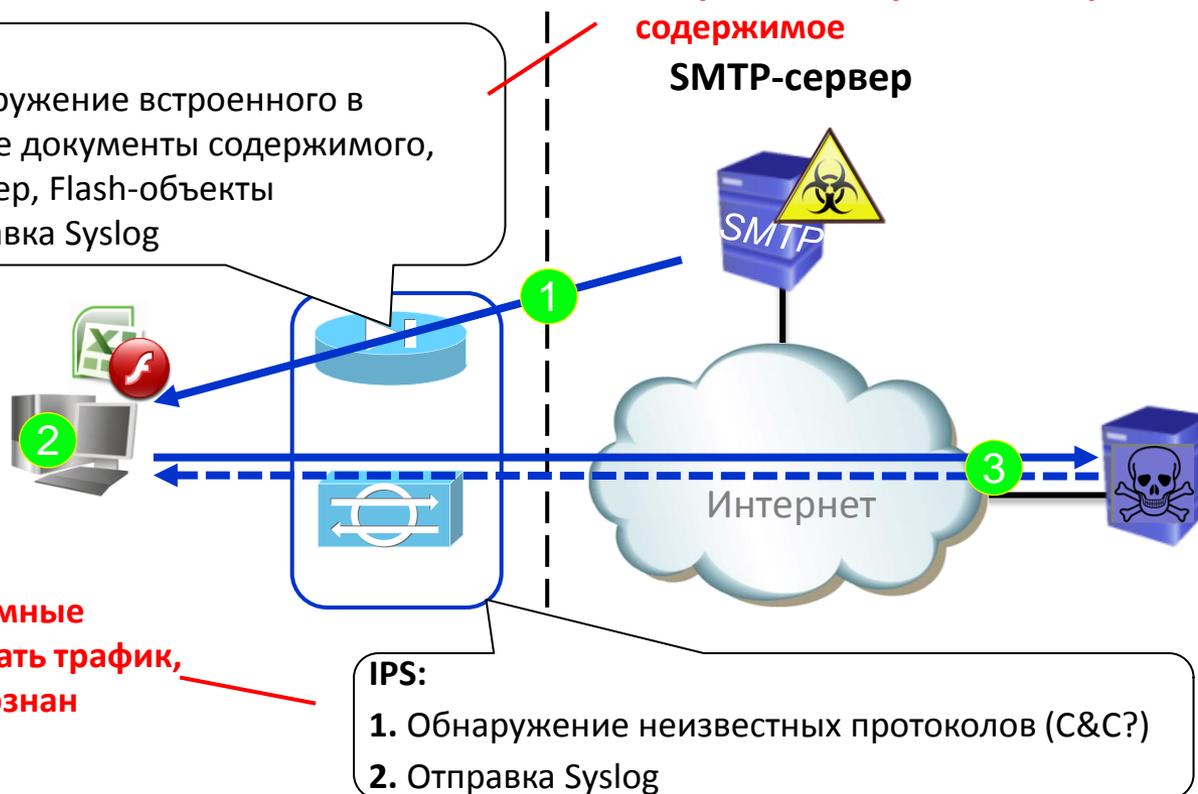
КСПД

IPS:

1. Обнаружение встроенного в офисные документы содержимого, например, Flash-объекты
2. Отправка Syslog

Не 100%-й индикатор! Не вредоносные документы могут иметь встроенное содержимое

SMTP-сервер



Не 100%-й индикатор! Легитимные приложения могут генерировать трафик, который не может быть распознан

- **Правило:**

- Атака, если за событием «загрузка файла с встроенным содержимым» следует событие «установка C&C»

- **Обнаруженные атаки**
 - Тестовые атаки (при испытаниях) обнаружены
 - А реальные?

Известные атаки могли бы быть выражены в правилах

- **Атака будет обнаружена, если:**
 - Известно, каким способом будет производиться атака
 - Вы – хакер:
 - Как работает атака?
 - Какие индикаторы сообщают об атаке?
 - Как описать атаку правилами SIEM?

- **Характеристика SIEM**
- **Характеристика атак TPA**
- **Есть ли шанс обнаружить атаку?**
- **Что можно было бы предпринять?**
 - **Выявление аномалий поведения**
 - **Машинное обнаружение атак**
- **Выводы**

Что можно предпринять?

- **Заменить источники сообщений**
 - IPS, которые анализируют метаданные потоков, поведение
 - Пример обнаружения C&C в HTTPS (SSL-инспекции):
 - В каком направлении преобладает трафик?
 - Как часто клиент запрашивает сервер?
- **Данные**
- **Правила**

Что можно предпринять?

- **Заменить источники сообщений**
 - Honeypot
 - Пример: OpenCanary
 - См. Семинар 2016б, «ЦОД. Контроль потоков данных» , goo.gl/L7UUML
- **Данные**
- **Правила**

Что можно предпринять?

- Источники сообщений
- Данные
- **Заменить правила**
 - Использовать математические алгоритмы
 - Исключить аналитика из процесса обнаружения атак

- **Характеристика SIEM**
- **Характеристика атак TPA**
- **Есть ли шанс обнаружить атаку?**
- **Что можно было бы предпринять?**
 - **Выявление аномалий поведения**
 - **Машинное обнаружение атак**
- **Выводы**

Механизмы ТРА. Эксплуатация учетных записей



Атака «нулевого дня»



Использование учетной записи пользователя

- Получение доступа VPN
- Маскировка

- Использование учётной записи для доступа к другим системам

- Пользователь скомпрометирован



- Захват привилегированной четной записи

Как ведет себя учётная запись?

- **VPN-подключения:**

- Из-за пределов страны ←
- По 12 часов в день ←

Первый раз для этого пользователя

Среднее длительность подключения – 1 час

- **Доступ к активам:**

- К файловому хранилищу ←
- Чтение файлов ←

Первое обращение для группы пользователей

Первый доступ для группы пользователей

- **Использование приложений**

- Облачный файловый сервис Box ←

Первое использование для данного пользователя

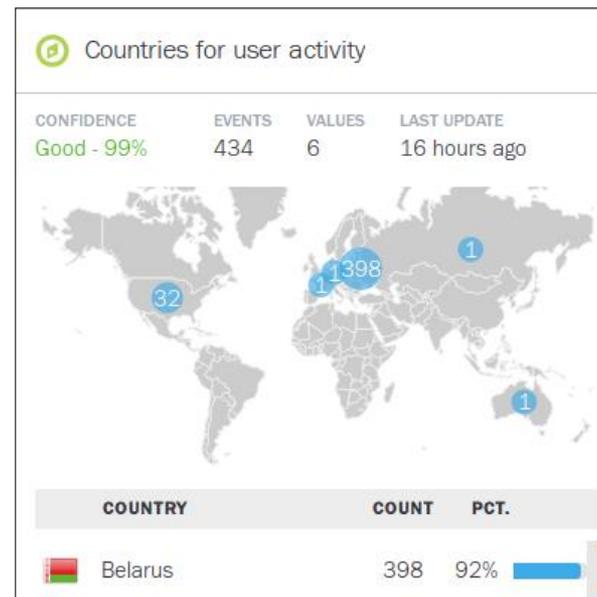
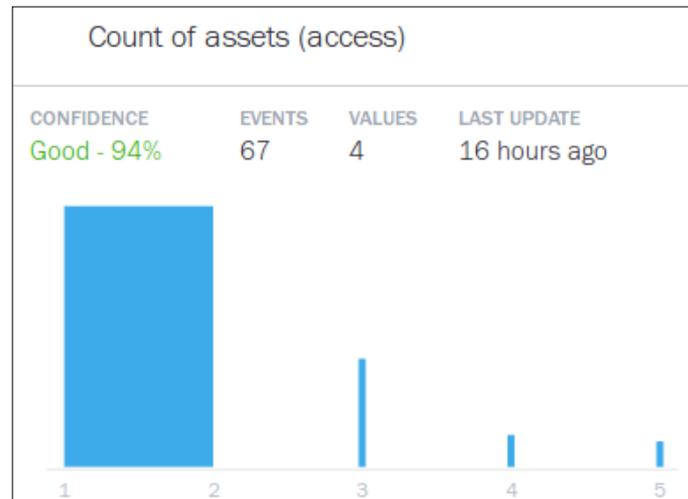
Моделирование нормального поведения

- **Типы событий:**

- Аутентификация
- Запуск приложений, процессов
- Доступ к активам
- **События безопасности**
- ...

- **Атрибуты:**

- Время
- Страна
- Частота
- ...

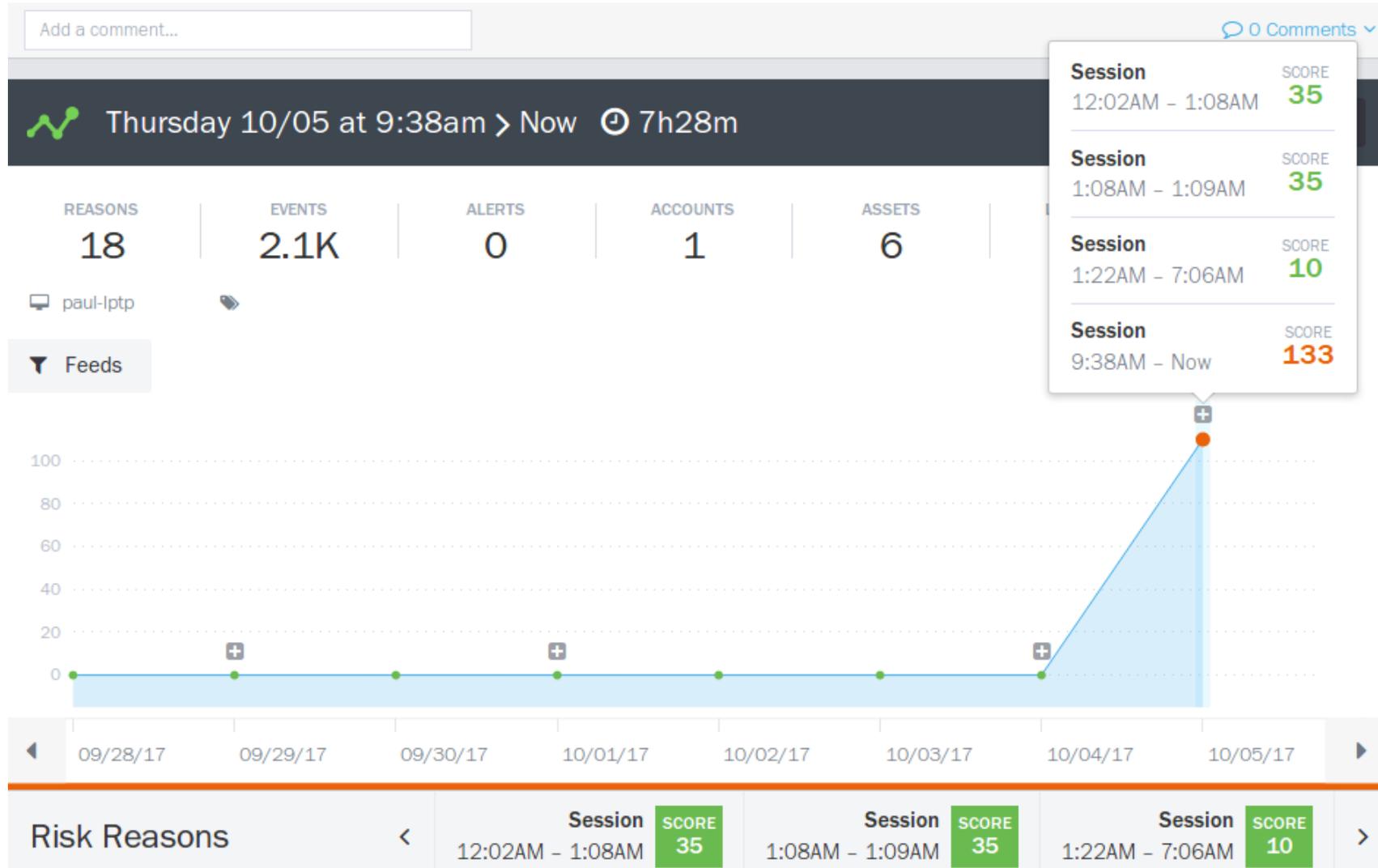


Определение аномального поведения

- **Варианты точек отсчёта:**
 - История пользователя
 - Пользователь vs. Группа пользователей
 - Пользователь vs. Организация

- **Аномально:**
 - Что ранее никогда не происходило
 - Что отличается от предыдущего поведения
 - Что отличается от того, что обычно наблюдается для группы, организации в целом

Демо!



- **Объем исходных данных**
 - Достаточно ли данных, чтобы выявить что есть нормальное поведение пользователя?
- **Выбор точки отсчёта:**
 - Используется ли в качестве точки отсчета «нормальное» поведение пользователя?
- **Как обрабатываются ложные срабатывания?**
 - Пример: что-то что происходит впервые, но не является атакой?

Что требуется для реализации?

- **Подход Big data**
 - Анализ накопленных данным
- **Моделирование, выявление аномалий**
 - Статистические инструменты вычисления среднего, отклонения
- **Группировка событий в сессии**
 - Не только аномалий, но и событий безопасности
 - Контекст: что было до, что после события X
 - Рассмотрение цепочки событий

Бонус. Упрощение расследований

Привычный подход

- Поиск сообщений:
 - Просмотр логов, накопленных SIEM
 - Netflow/sflow, *.pcap
 - Исследование APM
 - ...
- Построение цепочки событий
- **Что в цепочке пошло не так?**

Алгоритмы сразу сообщают ответ!

- **Характеристика SIEM**
- **Характеристика атак TPA**
- **Есть ли шанс обнаружить атаку?**
- **Что можно было бы предпринять?**
 - **Выявление аномалий поведения**
 - **Машинное обнаружение атак**
- **Выводы**

Пример алгоритма фильтрации SPAM

Gmail [Calendar](#) [Documents](#) [Reader](#) [Web](#) [more](#) ▼

Gmail
by Google

[Show settings](#) [Create](#)

[Compose Mail](#)

[Inbox](#)
[Sent Mail](#)
[Drafts](#)
[Spam \(595\)](#)
[\[imap\]/Deleted Items](#)
[\[imap\]/Drafts](#)
[15 more](#) ▼

[Contacts](#)
[Tasks](#)

Spam Imperial Tortilla Sandwiches - To serve, cut each roll in half

[Refresh](#)

Select: [All](#), [None](#), [Read](#), [Unread](#), [Starred](#), [Unstarred](#)

[Delete all spam messages now](#) (messages that have been in Spam)

<input type="checkbox"/>	☆ Free Viagra Sample	Get the real pills for free - Erectile Dysfur
<input type="checkbox"/>	☆ Try Viagra4Free	Age is no longer a barrier for me in bed
<input type="checkbox"/>	☆ VIAGRA (c) Official Vend.	User steel.tree Brand 84% off Sale - Havi
<input type="checkbox"/>	☆ WorldWinner Player Servi.	Play Bejeweled 2 online - Compete again
<input type="checkbox"/>	☆ FTD Exclusive Offer	Valentine's Day Roses from \$19.99 - Val
<input type="checkbox"/>	☆ Viagra Sample	Viagra for \$0 - Free Cialis <a 661="" 786="" 87="" 952"="" data-label="List-Group" href="http://theirwinte</td></tr></tbody></table></div><div data-bbox="><ul style="list-style-type: none">• Как часто «виагра» встречается<ul style="list-style-type: none">— В спам-сообщениях?— В сообщениях, которые не являются спамом?

Описание алгоритма фильтрации спам

- **Обучение**
 - Сообщения с маркерами «спам», «не-спам»
 - Определить «спамовую вероятность» слов:
 - Как часто слово X встречается в спам, не-спам?
- **Применение**
 - Поступает новое сообщение
 - Анализ слов; определение вероятности, что письмо, составленное из таких слов – спам
- **В случае, если спам прошёл:**
 - Перенаправление пользователем спам-письма с маркером «спам» для уточнения классификации

Машинное обнаружение атаки

- **Какую задачу требуется решить?**
- **Есть ли алгоритм, который бы решить задачу?**
 - Универсального ответа на все вопросы, конечно, нет
- **Как хорошо алгоритм справился с задачей?**

Некоторые задачи

- **Обнаружение C&C, malware**
 - Алгоритм Random Forest

- **Обнаружение кражи учётной записи пользователя**
 - Алгоритм K-means

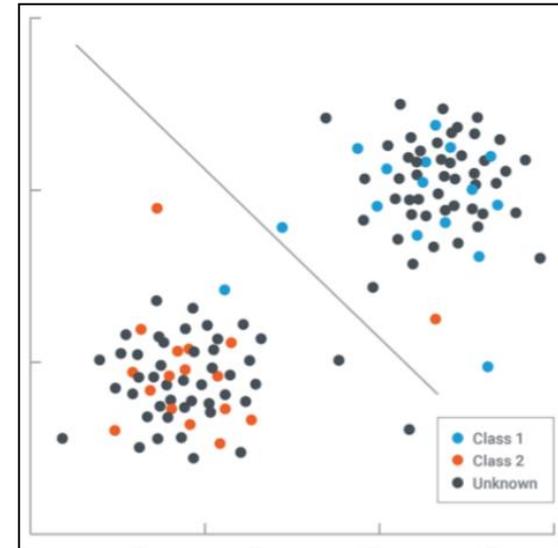
Задача обнаружения C&C. Постановка

- Обнаружить АРМ, которые находятся под контролем злоумышленника и управляются через соединения C&C
- Исходные данные:
 - Использовать логи HTTP-запросов пользователей
 - См. логи в SIEM

Задача обнаружения C&C

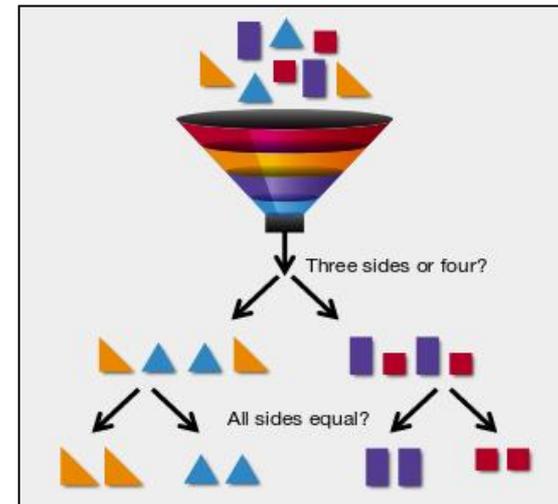
- **Задача разделения на классы:**

- В нашем случае классы:
 - C&C
 - Не C&C



- **Алгоритм Random Forest:**

- Данные маркированы



- **Где получить маркированные данные?**
 - **Трафик C&C**
 - **Вариант: наборы данных в публичном доступе в Интернете – логи заведомо зараженных хостов**
 - **Трафик, соответствующий нормальному поведению APM**
 - **Набор данных #1: Набор данных из Интернет соответствующих «заведомо чистой сети»**
 - **Набор данных #2: Трафик нашей сети (предполагаем, что если количество зараженных хостов есть, то оно не существенно)**

- **Выбор атрибутов**

- Как по каким признакам отличать трафик C&C от легитимного трафика?
 - user_agent
 - uri
 - referrer
 - host
 - subdomain
 - method
 - status_code
 - ...

Результат: набор данных 1

```
% ./train_flows_rf.py -o data/http-malware.log http-training.log
Reading normal training data
Reading malicious training data

Building Vectorizers

Training

Predicting (class 0 is normal, class 1 is malicious)

class prediction
0 0 12428
  1 15
1 0 19
  1 9563
dtype: int64
F1 = 0.998225469729
```

Фактический класс

Предсказание алгоритма

Случай ложной классификации как C&C

Случаи ложного распознавания C&C

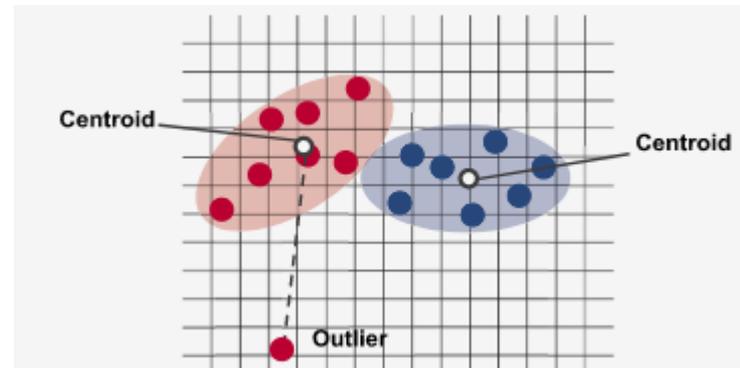
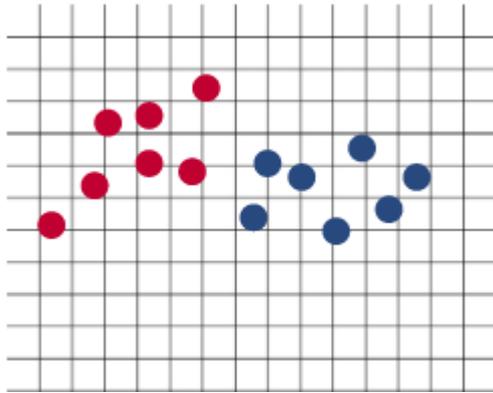
Результат: набор данных #2

- **Обучение было невозможно!**
 - В качестве одного из атрибутов алгоритм использовал поле лог-сообщения `user_agent`
 - В лог-сообщениях, которые формировал сенсор в нашей сети, поле `user_agent` отсутствует (не заполняется)

Кража учётной записи. Постановка задачи

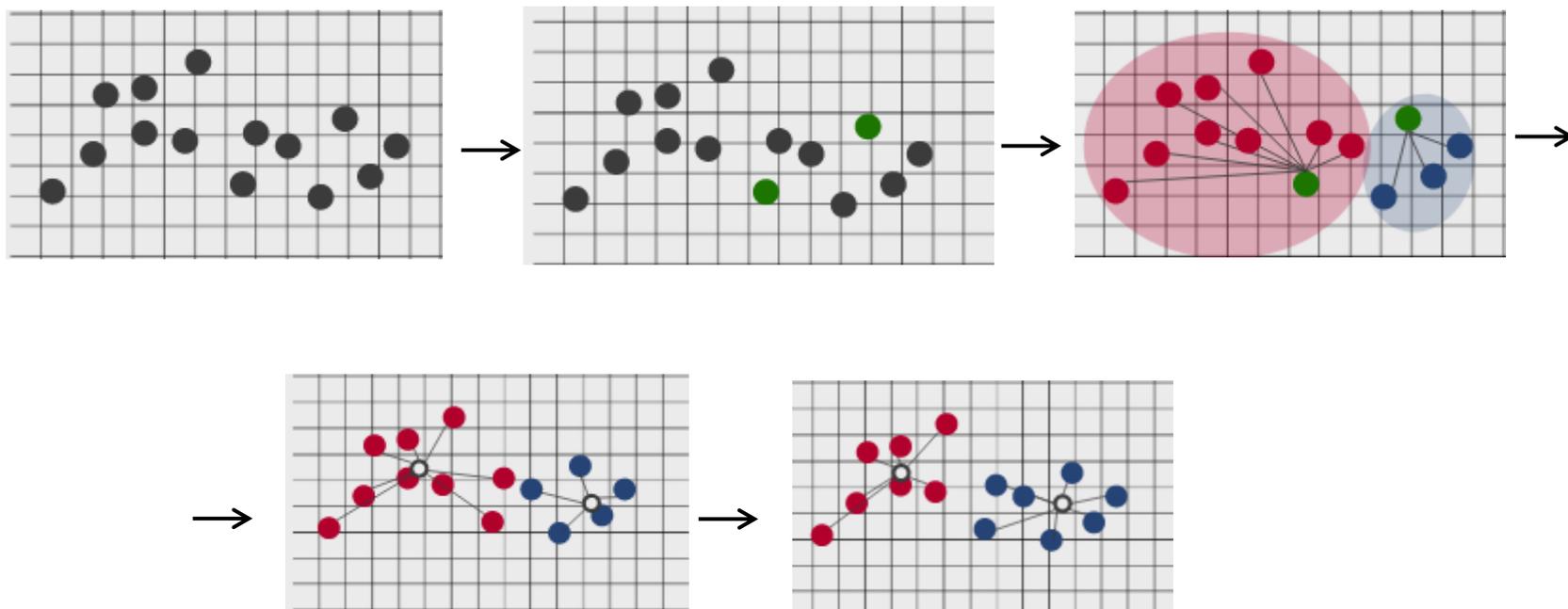
- **Обнаружить кражу учётной записи пользователя, через обнаружение изменения поведения**
 - **Информация о нормальном поведении, или аномальном априорно не известна**

Определение аномалии



- Аномалия в том, как далеко значение отстоит от группы
- Вопрос:
 - Как выполнить разделение на группы?

Определение групп (K-means)



Подводные камни использования алгоритмов

- **Весь набор задач не может быть решен одним алгоритмом**
 - Какие задачи решает система?
 - Какие алгоритмы используются и для чего?

- **Есть ли данные, требуемые алгоритму для работы?**
 - Может ли источник событий выдать такие атрибуты?

Подводные камни использования алгоритмов

- **На сколько релевантны данные, которые используются на этапе обучения**
 - Что, если в примере с C&C и malware: зараженные хосты были бы представлены логами для Windows, а «чистые» хосты – логами для Linux?
- **Защита исходных данных**
 - Не может ли злоумышленник влиять данные, которые используются при обучении алгоритма?
 - Может ли злоумышленник повлиять выбираемые для анализа на атрибуты?

- **Средствами алгоритмов можно:**
 - **Обнаружить атаки, за счет детектирования аномалий в поведении**
 - **Обнаружить общие черты атак, что в свою очередь позволяет детектировать:**
 - **Атаки, идентичные изученным**
 - **Новые атаки, которые все еще наследуют изученные ранее черты**
- **При обнаружении атаки средствами алгоритмов участие аналитика, возможно, необходимо только для устранения последствий инцидента**

SOLIDEX

Ваши вопросы?