

Система активного аудита: методы выявления аномальной активности

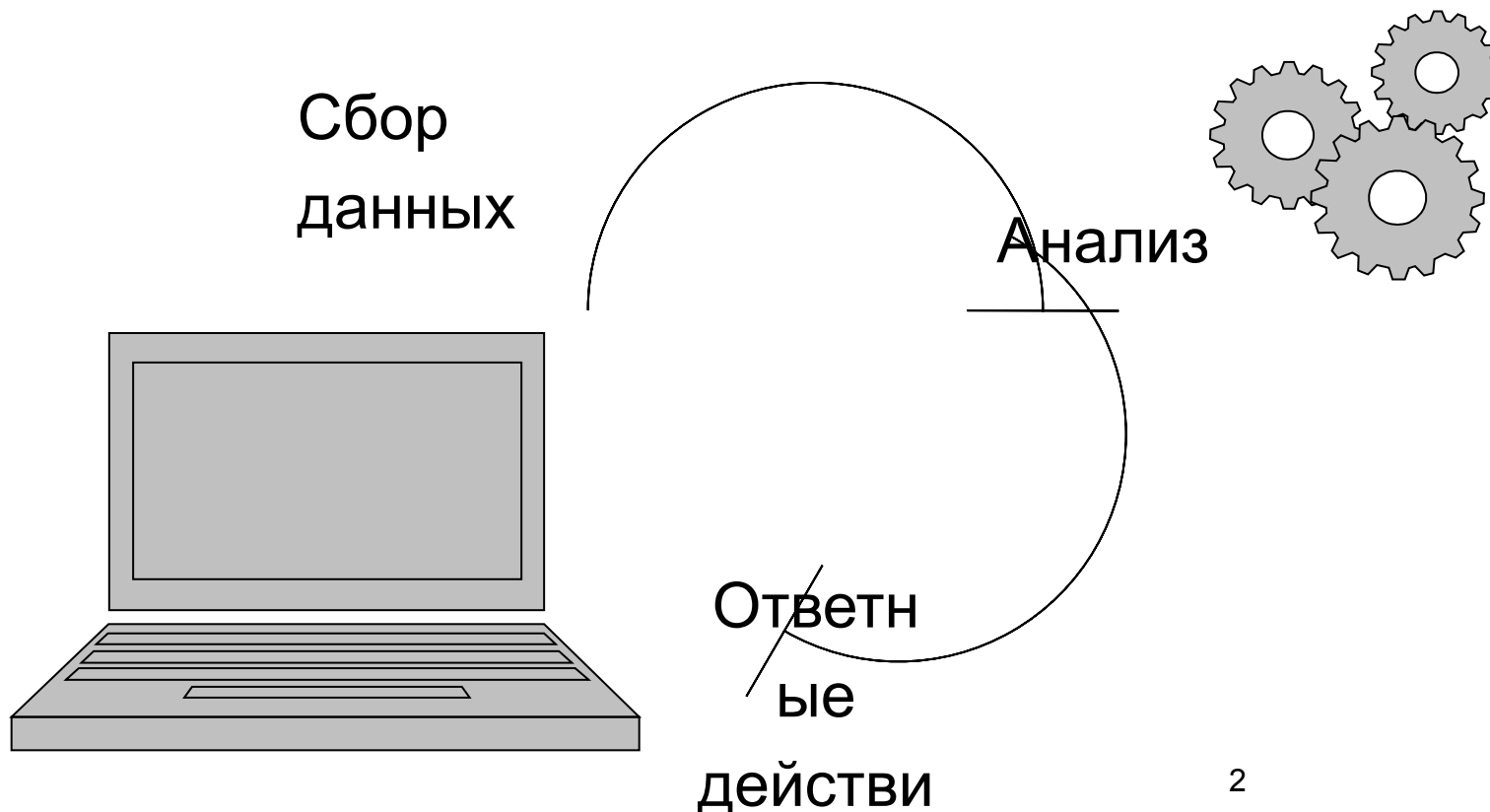
К.К. Маркелов (НИИМЭХ МГУ)

09.10.2007

1

Введение

Задачей системы активного аудита является сбор данных о состоянии анализируемой компьютерной системы, их анализ и принятие на основе анализа (в случае необходимости) ответных действий.



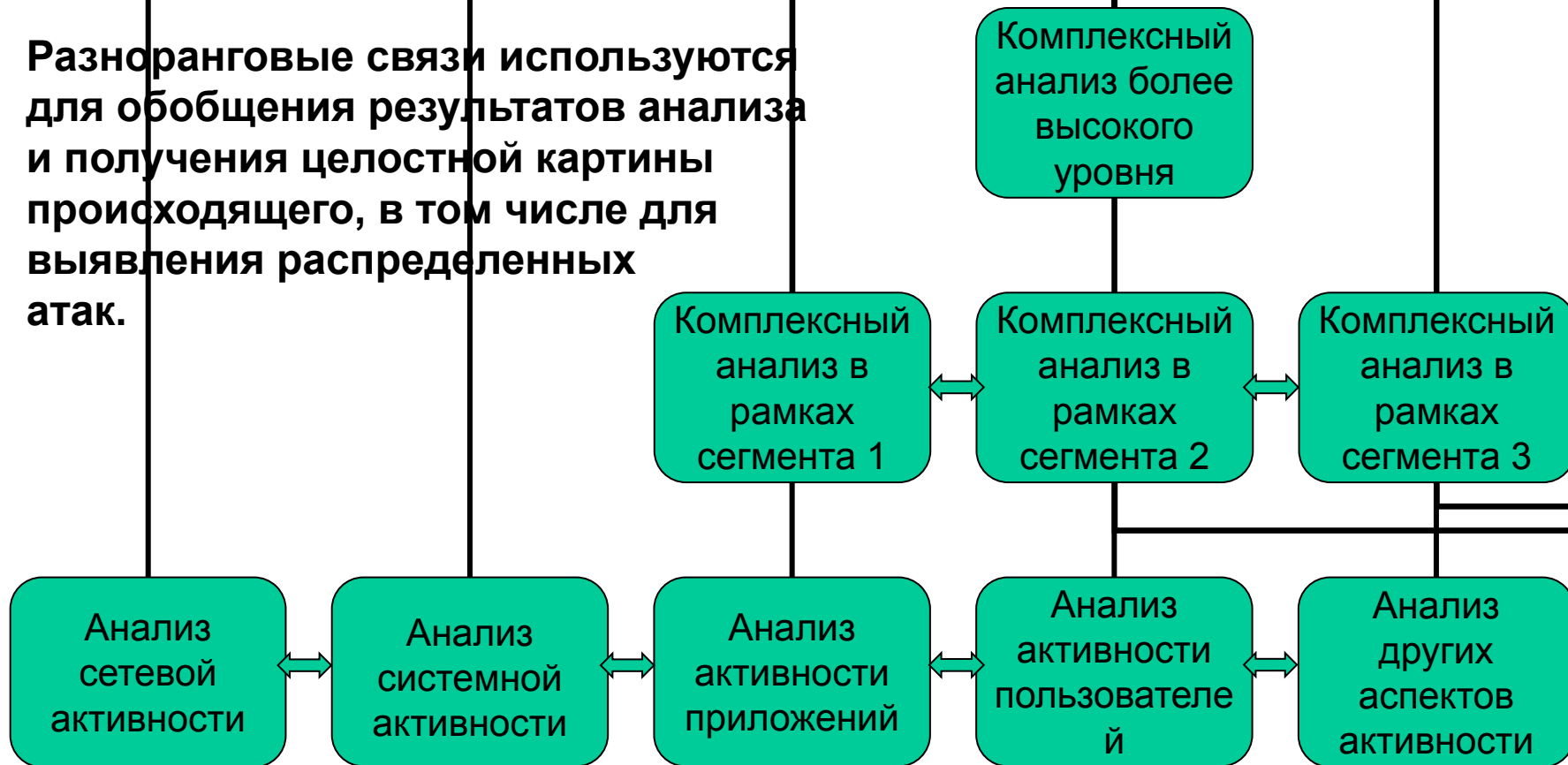
Введение

Необходимость использования подобных систем обусловлена рядом причин:

- **недостаточность возможностей механизмов безопасности, заложенных в операционных системах и поддерживаемых стандартными программными средствами;**
- **возможность человеческих ошибок при администрировании системы;**
- **возможность появления новых, неизвестных уязвимостей в программном обеспечении.**

Глобальная архитектура распределенной САА

Разноранговые связи используются для обобщения результатов анализа и получения целостной картины происходящего, в том числе для выявления распределенных атак.



Методы обнаружения вторжений

- Поиск известных атак
 - Сигнатурные методы
- Поиск аномальной активности
 - Статистические методы
 - Нейросетевые методы
 - Распознавание образов

Методы обнаружения вторжений

■ Сигнатурный анализ

Достоинства

- низкий уровень ложных тревог
- простота осуществления
- точность обнаружения

Недостатки

- пропуск неизвестных атак
- поддержка базы сигнатур

■ Поиск аномалий

Достоинства

- возможность обнаружения новых атак
- отсутствие необходимости поддерживать и обновлять базу сигнатур

Недостатки

- высокий уровень ложных тревог
- отсутствие обоснования реагирования

Оптимальная конфигурация системы активного аудита может быть достигнута совместным использованием обоих методов.

Основные сложности и недостатки статистического анализа

- генерация относительно большого количества ложных тревог;
- сложность учета изменчивости контролируемой компьютерной системы;
- сложность учета изменчивости поведения части пользователей;
- отсутствие четкого обоснования тревог;
- возможность внедрения, злонамеренной активности в шаблон нормального поведения в период установки системы;
- отсутствие немедленного эффекта при установке;
- технические проблемы, связанные с правильным конфигурированием системы

Простейшие методы статистического анализа, применяемые на практике.

- 1. Операционная модель основывается на том, что каждое новое наблюдение переменной должно укладываться в некоторых границах.
- 2. Модель среднего значения и среднеквадратичного отклонения.
- 3. Многовариационная модель аналогична модели среднего значения и среднеквадратичного отклонения, но учитывает корреляцию между двумя или большим количеством метрик.
- 4. Модель Марковского процесса применима только к счетчикам событий, рассматривая каждый тип событий как переменную состояния и используя матрицу переходов для характеристики частот переходов между состояниями.
- 5. Модель временных серий использует временные периоды вместе с счетчиками событий и измерениями ресурсов.

Примеры систем статистического анализа

■ SPADE

$P(\text{dip}=198.168.1.1, \text{dport}=80) = 0.3$

$P(\text{dip}=198.168.1.1, \text{dport}=12543) = 0.001.$

Оценка аномальности рассчитывается непосредственно из вероятности появления пакета:

$$A(x) = -\log_2 (P(x)) .$$

■ EMERALD

Система eBayes (EMERALD) посредством создания и проверки статистических гипотез нормального поведения системы, нападения, и аномального поведения. Система eBayes собирает некоторые параметры открывшихся соединений сети (например максимальное число открытых связей с любым отдельным хостом), затем на основе вероятностных методов, отвергает или принимает гипотезу о нормальности соединения.

Использование статистических критериев

- исследуемые характеристики имеют категориальную природу
- долгосрочные и краткосрочные профили представляют собой гистограммы распределений
- нетипичное поведение представлено произвольным распределением, отличным от заданного

Примеры использования статистических критериев

- R. Lippmann, J.W. Haines, D.J. Fried, J. Korba and K. Das, The 1999 DARPA Off-Line Intrusion Detection Evaluation, Computer Networks, 2000. - Описаны успешные результаты тестирования критерия Колмогорова-Смирнова для выявления злонамеренных telnet-соединений.
- N. Ye and Q. Chen, An Anomaly Detection Technique Based on a Chi-Square Statistic for Detecting Intrusions Into Information Systems, Quality and Reliability Engineering International, vol. 17, 2, pp. 105-112, 2001. Описаны успешные результаты использования критерия хи-квадрат, предложен подход, где деятельность в системе представлена через поток событий, который затем классифицируется по типам. Для каждого типа события, определены профили нормального поведения.

Основные теоретические задачи

- Основная проблема – оценка адекватности работы анализатора. Под этим подразумевается определение априорных свойств тех или иных методов принятия решений. Например, можно, искать максимум вероятностей ошибок анализатора по всем возможным распределениям активности и всем возможным наблюдениям.
- Задание эффективного порогового значения – отдельная содержательная задача, которая может решаться, например, минимизацией взвешенной суммы ошибок анализатора. Аналогичный подход может быть применен для решения проблемы выбора оптимального критерия.
- При выявлении очередной аномалии необходимо определить степень доверия принятому решению, а именно определить вероятность, с которой данное решение может являться ошибочным.

Формализация поиска аномалий

Пусть дана выборка $X = (x_1, \dots, x_n)$ из распределения F .

Опр. Гипотезой H называется любое предположение о распределении наблюдений: $H = \{F = F_1\}$ или $H = \{F = \hat{F}\}$.

Опр. Если имеются гипотезы H_1, H_2, \dots, H_k , то нерандомизированным критерием $\delta = \delta(x_1, x_2, \dots, x_n)$ называется отображение

$$\delta : R^n \rightarrow \{H_1, H_2, \dots, H_k\}.$$

Опр. Для заданного критерия будем говорить, что произошла ошибка i -го рода, если гипотеза H_i отвергнута критерием, в то время как она верна. Вероятностью ошибки i -го рода критерия δ называется

$$\alpha_i(\delta) = P_{H_i}(\delta(X) \neq H_i).$$

Критическая область

Для прошедшего на вход анализатору набора данных (x_1, \dots, x_n) описываем функцию распределения F_X , соответствующую этому набору, строим простую гипотезу $H_0 = \{F_X = F\}$ и сложную альтернативу $H_1 = \{F_X \neq F\}$. Таким образом, необходимо выяснить, верна гипотеза “атак нет”, или альтернатива “система под угрозой”.

Каков бы ни был критерий $\delta(X): R^n \rightarrow \{H_0, H_1\}$, он принимает не более двух значений. То есть область R^n делится на две части

$$R^n = S \cup (R^n \setminus S) \text{ так, что } \delta(X) = \begin{cases} H_0, & \text{если } X \in R^n \setminus S, \\ H_1, & \text{если } X \in S. \end{cases}$$

Область S , в которой принимается вторая (альтернативная) гипотеза, называют критической областью.

Ошибки первого и второго рода

Опр. Вероятность ошибки первого рода $\alpha_1 = \alpha_1(\delta)$ называют размером или уровнем значимости критерия δ :

$$\alpha_1(\delta) = P_{H_1}(\delta(X) \neq H_1) = P_{H_1}(\delta(X) = H_2) = P_{H_1}(X \in S).$$

Мощностью критерия δ называют величину $1 - \alpha_2$, где $\alpha_2 = \alpha_2(\delta)$ - вероятность ошибки второго рода критерия δ . Мощность критерия равна $1 - \alpha_2(\delta) = 1 - P_{H_2}(\delta(X) \neq H_2) = P_{H_2}(\delta(X) = H_2) = P_{H_2}(X \in S)$.

В случае обнаружения вторжений α_1 — это вероятность ложной тревоги, α_2 — это вероятность пропуска атаки. Ущерб, нанесенный информационно-вычислительному комплексу в случае пропуска той или иной атаки, то есть в случае допуска системой активного аудита ошибки второго рода - C_{α_2} . Ущерб в случае ложного срабатывание системы C_{α_1} . Можно поставить математическую задачу выбора критического множества, с целью минимизации общего возможного ущерба $\alpha_1 C_{\alpha_1} + \alpha_2 C_{\alpha_2}$

Классический критерий хи-квадрат

Согласно выбранной концепции, зададим приемлемую для нас ошибку первого рода ϵ . Пусть z_ϵ - ϵ -квантиль функции распределения χ^2 , то есть решение уравнения $\epsilon = F(z)$, где $F(z)$ - функция распределения χ^2 с k степенями свободы.

$$F(z) = \frac{1}{2^{k/2}\Gamma(k/2)} \int_0^z z^{\frac{k}{2}-1} e^{-\frac{z}{2}} dz$$

Согласно формуле $Q = N \sum_{i=1}^k \frac{(P'_i - P_i)^2}{P_i}$ считаем статистику Q . Если $Q < z_\epsilon$, для $k - 1$ степеней свободы, то гипотеза принимается. То есть наблюдаемые частоты событий не являются аномальными. В противном случае, гипотеза отвергается и принимается альтернатива.

Описание критического множества для критерия хи-квадрат

$$|P'_i - P_i| < \sqrt{\frac{z_\epsilon P_i}{Nk}} \quad \forall i.$$

Определение. Множество P'_i , удовлетворяющее этому неравенству будем называть "вероятностной трубкой" графика функции распределения F_0 (гистограммы, построенной по значениям P_i) с относительным диаметром $\sqrt{\frac{z_\epsilon P_i}{Nk}}$.

Утверждение. Если гистограмма значений P'_i лежит полностью в указанном множестве, то анализатор будет считать, что система находится в безопасном состоянии.

Оценка качества критерия

$\alpha_2 = \alpha_2(\delta)$ - вероятность ошибки второго рода критерия δ . Мощность критерия равна $1 - \alpha_2(\delta) = 1 - P_{H_2}(\delta(X) \neq H_2) = P_{H_2}(\delta(X) = H_2) = P_{H_2}(X \in S) = P_{H_2}(Q > z_\epsilon)$.

Последнее равенство верно для используемого критерия. Чтобы примерно оценить это значение можно подсчитать по следующей формуле

$$\frac{1}{M} \sum_{j=1}^M I_{\{Q_j < z_\epsilon \mid H_2\}}$$

Операционная модель

$$\alpha = P_{\bar{x}}(y \geq \bar{x} + d) + P_{\bar{x}}(y \leq \bar{x} - d)$$

Вероятность пропуска атаки на значениях y есть

$$\beta = 1 - P_M(y > \bar{x} + d) - P_M(y < \bar{x} - d)$$

Далее пользуемся определением функции распределения и получаем следующую теорему.

Теорема. В операционной модели с параметрами \bar{x} и d ошибки первого и второго рода выражаются через функции распределения следующим образом:

$$\alpha = 1 - F(\bar{x} + d) + F(\bar{x} - d)$$

$$\beta = \tilde{F}(\bar{x} + d) - \tilde{F}(\bar{x} - d)$$

Модель среднего значения

Теорема. Пусть в дискретной модели среднего значения математическое ожидание «нормального» значения параметра активности есть M_1 , а аномального — M_2 ; решающим правилом является сравнение с пороговым значением L (для определенности будем считать $M_1 < M_2$, в этом случае значение параметра активности считается «нормальными», если оно меньше L . В случае $M_1 > M_2$ — если оно больше L). Тогда, условие $M_1 \leq L - 1 < L \leq M_2$, гарантирует, что какими бы ни были распределения вероятностей, соответствующие M_1 и M_2 , ошибки первого и второго рода не превысят соответственно $(M_1 - 1)/(L - 1)$ и $(n - M_2)/(n - L + 1)$, и при этом на некоторых распределениях ошибки могут достигать 0.

Если $M_1 > L - 1$, то $\alpha \geq (M_1 - L + 1)/(n - L + 1)$.

Если же $M_1 > L$, то на некоторых распределениях ошибка первого рода будет достигать 1.

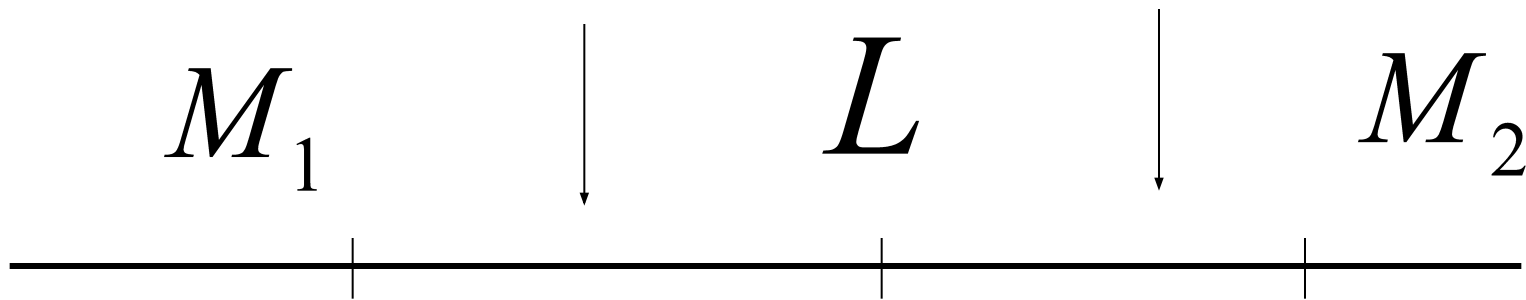
Если $M_2 < L$, то $\beta \geq (L - M_2)/(L - 1)$.

Если же $M_2 < L - 1$, то на некоторых распределениях ошибка второго рода будет достигать 1.

Модель среднего значения

$$\beta \leq \frac{n - M_2}{n - L + 1}$$

$$\alpha \leq \frac{M_1 - 1}{L - 1}$$



$$M_1 \leq L - 1 < L \leq M_2$$

Методы объединения частных показателей аномального поведения

A_1, A_2, \dots, A_n - n показателей аномального поведения (0 или 1).

I – гипотеза, констатирующая, что в данный момент система подвергается умышленной атаке. Тогда по теореме Байеса:

$$\frac{P(A_i | I) \text{ достоверность}}{P(A_i | \neg I) \text{ чувствительность}} P(I | A_1, A_2, \dots, A_n) = \frac{P(A_1, A_2, \dots, A_n | I) \cdot P(I)}{P(A_1, A_2, \dots, A_n)}$$

Если предположить независимость $P(A_1, A_2, \dots, A_n | I) = \prod_{i=1}^n P(A_i | I)$

$$\frac{P(I | A_1, A_2, \dots, A_n)}{P(\neg I | A_1, A_2, \dots, A_n)} = \frac{P(I) \cdot \prod_{i=1}^n P(A_i | I)}{\left(P(\neg I) \cdot \prod_{i=1}^n P(A_i | \neg I) \right)}$$

Основные требования к программным средствам выявления аномальной активности

- модуль должен обладать теоретическими свойствами:
 - адекватность работы в рамках построенной модели;
 - оптимальность порогового значения;
- модуль должен обладать практическими свойствами:
 - способность анализа абстрактных типов данных;
 - обладать более гибкой настройкой, чем существующие решения;
 - способность автоматической адаптации к изменчивости защищаемой системы;
 - обладать четким обоснованием атак

Прототип системы активного аудита

Menu Additional

Base Tree	Info	Danger	Description	Special
MainHost	0			
⊕ GarfunkelHost	0		garfunkel.ipib.msu.ru	Analyser
⊖ GettcpHost	0		gettcp.ipib.msu.ru	Analyser
ⓐ Neuro1	0.1		Neuro-based analyser	Analyser
ⓐ Ruler1	0.1		Rule-based analyser	Analyser
ⓐ Stat1	0.4		Statistical analyser	Analyser
ⓐ Neuro0	0.1		Neuro-based analyser	Analyser
ⓐ Ruler0	0.1		Rule-based analyser	Analyser
ⓐ Stat0	0.1		Statistical analyser	Analyser
⊖ Converter00	0.1			Converter
Receiver00	0			Receiver
Receiver01	0			Receiver
Converter01	0			Converter

Update Close

Прототип системы активного аудита

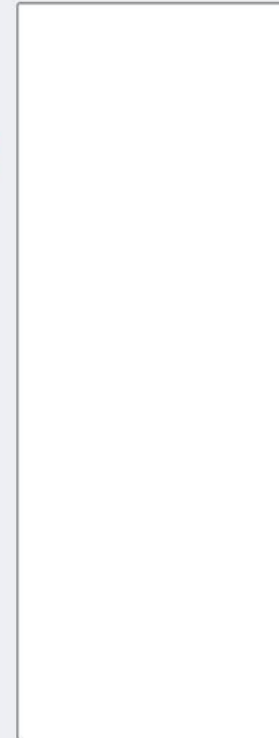
Menu Additional

Base Tree	Info	Danger	Descr
MainHost		0	
⊕ GarfunkelHost		0	garfur
⊕ GettcpHost		0	gettcp
⊕ Neuro0		0.1	Neuro
⊕ Ruler0		0.1	Rule-b
⊖ Stat0		0.8	Statist
⊕ Converter00		0.1	
Converter01		0	

Update

Messages	Danger	Time
successfully connected	0.1	16.04.0
successfully connected	0.1	16.04.0
successfully connected	0.1	16.04.0
Unusual connections to 212.192.237.18 0.8	0.8	16.04.0

Update messages



Update blocks list

Conditions

Time

From: used
00/00/00 00:00:00

To: used
04/16/20 14:30:00

Nmax=1000

Which get

first
 last

Type

all
 analysers
 converter
 receivers

Danger level

From: 0
To: 1

Main Window

Messages Window

Messages	Danger
successfully connected	0.1
successfully connected	0.1
successfully connected	0.1

Conditions

Time

From: used

00/00/00 00:00:00

To: used

10/09/20 15:34:00

Nmax=1000

Which get

first

last

Type

all

analysers

converter

receivers

Danger level

From: 0

To: 1

Update messages

Update blocks list



Спасибо за внимание

27

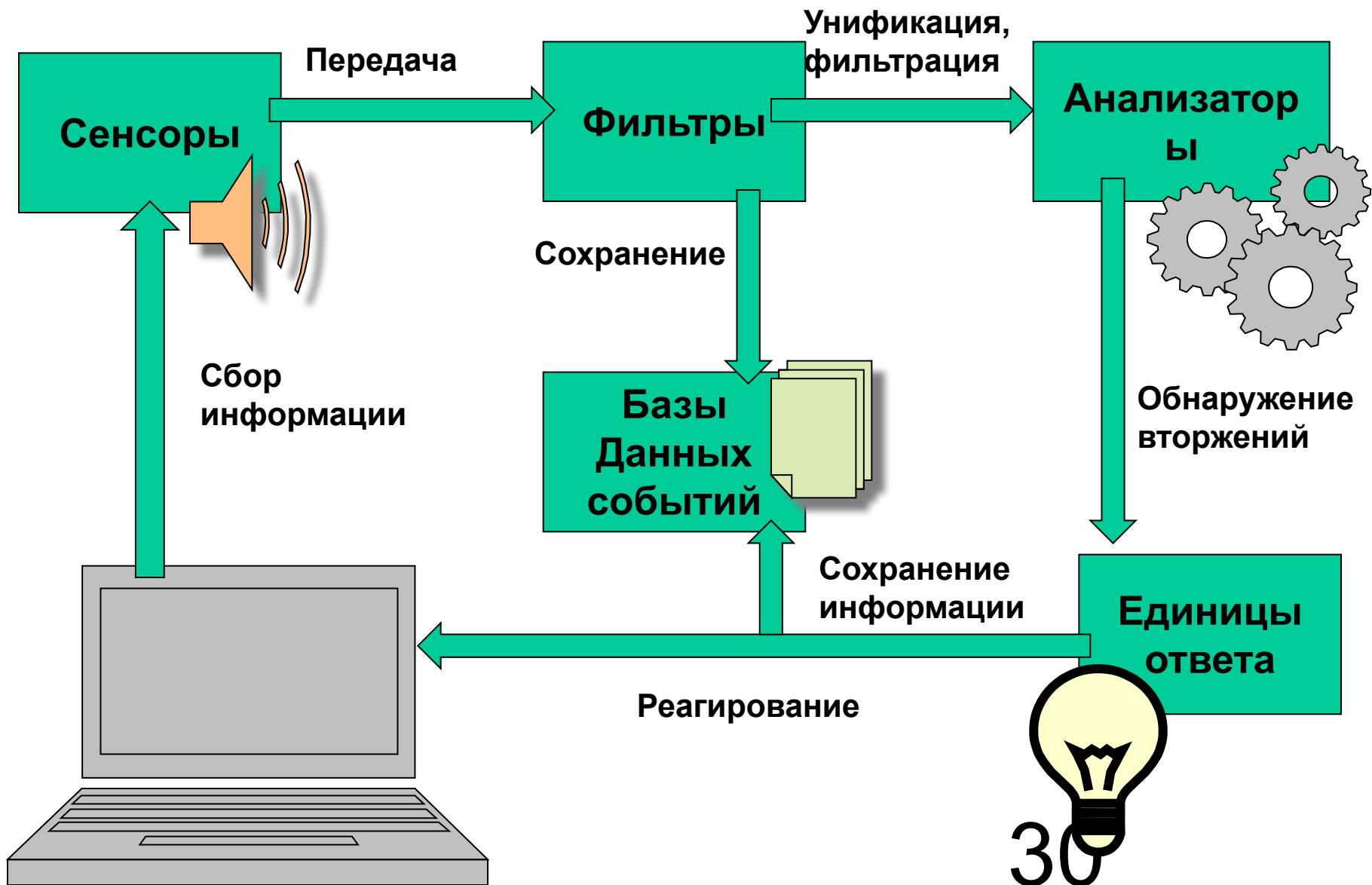
Дальнейшая работа

- дальнейшее развитие построенной модели;
- дальнейший анализ применимости статистических критериев с практической точки зрения;
- реализация методов объединения частных показателей аномального поведения и развитие моделей доверительных сетей;
- расширение функциональности системы;
- создание среды тестирования системы активного аудита.

Полученные результаты

- проведен анализ существующих подходов к обнаружению вторжений;
- формализована модель обнаружения аномальной активности;
- получены теоретические результаты для некоторых методов статистического анализа;
- реализованы модули статистического анализа системы активного аудита, опираясь на полученные математические результаты;
- реализован набор вспомогательных модулей системы активного аудита: сетевой сенсор, парсер регистрационных журналов ОС UNIX, сенсор использования системных ресурсов, шаблонный фильтр.

Локальная архитектура



Меры аномальности

Критерий Колмогорова-Смирнова Данный критерий применяется при проверках гипотезы однородности функций распределения против альтернативы неоднородности $F(x) \neq G(x)$ в некоторой окрестности точки x_0 .

Мерой различия функций распределений служит следующая статистика:

$$D = \sup_x |F(x) - G(x)|$$

Критерий Манна-Уитни Данный критерий применяется к двум выборкам любой длины. Критерий, в первую очередь, предназначен для проверки гипотезы совпадения функций распределения против правосторонней: $(F < G)$ и левосторонней $(F > G)$ альтернатив.

По определению, статистика Манна-Уитни имеет вид:

$$U = \sum_{i,j} I_{\{x_i < y_j\}}$$

Меры аномальности

Критерий омега-квадрат Для критерия омега-квадрат мерой аномальности служит величина

$$\omega_n^2 = \int_{+\infty}^{-\infty} [\hat{F}_n(x) - F(x)]^2 \psi[F(x)] dF(x),$$

где $\psi(y)$ — заданная на $[0, 1]$ весовая функция. Рассмотрим 2 варианта:

$\psi_1 = 1$ — критерий Крамера-Мизеса,

$\psi_2(y) = 1/[y(1 - y)]$ — критерий Андерсона-Дарлинга.

Первый из них рассчитан на отлов расхождений функций распределений в области «типичных значений» F (Часто оказывается более чувствительным, чем критерий Колмогорова-Смирнова). Второй критерий благодаря тому, что $\psi_2(y)$ быстро возрастает при $y \rightarrow 0$ и $y \rightarrow 1$, способен заметить различие «на хвостах» F , это означает, что этот критерий более чувствителен к одиночным выбросам.

Вычисление Q-статистики для распределения записей аудита.

$$f_{m,k} = \frac{1}{N_k} \sum_{j=1}^n \left(W_{m,j} 2^{-b(k-j)} \right)$$

$$N_n = \sum_{j=1}^k W_j 2^{-b(n-j)}$$

$$Q_n = N_n \sum_{m=1}^M \left[\left(g_{m,n} - f_m \right)^2 / f_m \right]$$

Значения для краткосрочного
профиля.

$$g_{m,n} = \frac{1}{N_r} \sum_{j=1}^n [I(j, m) 2^{-r(n-j)}] = 2^{-r} g_{m,n-1} + \frac{I(m, n)}{N_r}$$

$$N_r = \sum_{j=1}^n 2^{-b(r-j)}$$