



JYVSECTEC
Jyväskylä Security Technology

**DEFEND YOUR
NETWORKS.**

www.jyvsectec.fi/en



MATINE tutkimusseminaari

22.11.2018

FT Tero Kokkonen

+35840 438 5317

tero.kokkonen@jamk.fi

www.jyvsectec.fi/en



JYVSECTEC
Jyväskylä Security Technology

jamk.fi
Institute of Information Technology

Hankkeen perustiedot

- Hanke: Tekoälyn käyttö poikkeamapohjaiseen tunkeutumisten havainnointiin verkkoliikenteestä
- Toteuttaja: Jyväskylän ammattikorkeakoulu, IT-instituutti
- Hankkeelle myönnetty MATINE rahoitus: 90 882€



Taustaa

- Verkotettujen tietojärjestelmien määrän kasvun, sekä kiihtyvän digitalisaation myötä yhteiskuntamme on täysin riippuvainen tietoverkoista ja niiden turvallisuudesta
- Tämä koskettaa myös Puolustusvoimia ja kaikkia yhteiskunnan turvallisuusviranomaisia, joiden (johtamis)järjestelmät ovat riippuvaisia toimivista tietoverkoista ja tietojärjestelmistä
- Erilaisten verkko- ja kyberhyökkäysten tai yleisemmin tunkeutumisten määrä kriittisiä järjestelmiä kohtaan kasvaa jatkuvasti, mikä kasvattaa tarvetta tunkeutumisten havainnointijärjestelmän kehitykselle



Taustaa

- Yleisesti termillä ”tunkeutuminen” (intrusion) tarkoitetaan tekoa tai menetelmää, jolla vaarannetaan tietojärjestelmä tai –verkko
- Verkkopohjaiset IDS –järjestelmät jaetaan kahteen eri kategoriaan niiden toiminnan mukaan;
 - poikkeamien havainnointiin perustuviin havainnointijärjestelmiin (Anomaly Based IDS) ja
 - väärinkäytösten havainnointiin perustuviin havainnointijärjestelmiin (Misuse Based IDS)

Tehtävänasettelu ja tavoitteet

- Tutkimuksessa tavoitteena oli vertailla, tutkia ja soveltaa uusimpia avoimen lähdekoodin tekoäly- / syväoppimisohjelmistokirjastoja poikkeamapohjaiseen tunkeutumisten havainnointiin verkkoliikenteestä
 - Poikkeamien havainnoinnin mukaisesti sovellukselle opetetaan normaalin/laillisen verkkoliikenteen malli ja tunnistamisvaiheessa tunnistetaan poikkeamat opitusta normaalimallista
- Tutkimushankkeen lopputuloksena rakennettiin pilottisovellus, jonka kyvykkyyttä on testattu monipuolisella hyökkäysdatalla



Tieteellinen merkittävyys

- Tekoälykehitykseen ja tutkimukseen panostetaan maailmanlaajuisesti suuria määriä rahaa ja resursseja
 - Kyberturvallisuus on nopeasti kehittyvä tekoälytutkimuksen sovellusalue

Tulosten hyödyntämismahdollisuudet

- Tutkimusten tulokset ovat sotilaallisen maanpuolustuksen ja yhteiskunnan kokonaisturvallisuuden kehittämisen kannalta erittäin tärkeitä ja sovellettavissa auttamaan kaikkien tietoverkoista riippuvien järjestelmien turvaamisessa
- Puolustushallinnon strategiset valinnat kuten verkottunut puolustusratkaisu ja toisaalta koko sodan kuvan laajeneminen kasvattavat verkon kautta tapahtuvia vaikutusmahdollisuuksia Puolustusvoimia ja koko modernia yhteiskuntaa vastaan
- Tämän vuoksi tietoverkossa tapahtuvien ilmiöiden ymmärtäminen ja johtamisen perustana tarvittava tilannekuva, sekä tilannekuvan pohjana oleva havainnointi- ja sensorikyky ovat tärkeässä asemassa
- Tutkimustuloksia voivat hyödyntää myös muut turvallisuusviranomaiset, sekä yleisemmin kaikki viranomais- ja yksityistoimijat, joiden toiminta on riippuvaista verkotetuista järjestelmistä



Tutkimusorganisaatio

- FT Tero Kokkonen, Hankkeen vastuullinen johtaja
- TkL Mika Rantonen
- Asiantuntija, FK Samir Puuska
- Asiantuntija, Ins Janne Alatalo
- Projektityöntekijä Eppu Heilimo



Tutkimuksen suoritus

- Tutkimusmetodologiana käytettiin konstruktivistista tutkimusta
 - lähtökohtana on rakentaa konstruktio, jolla pyritään vastaamaan tosielämän ongelmaan.
- Mallia testattiin RGCE Cyber Range –ympäristössä
(www.jyvsectec.fi/rgce)
 - moderni ja realistinen uhkatoimijaprofiili/hyökkäysliikenne, sekä monipuoliset verkkotopologiat
 - KYHA18 –harjoituksen verkkoliikennetaltioita tutkimuksen käytössä
(https://www.defmin.fi/ajankohtaista/tiedotteet?9_m=9314)





Kehitetty sovellus

www.jyvsectec.fi/en



JYVSECTEC®
Jyväskylä Security Technology

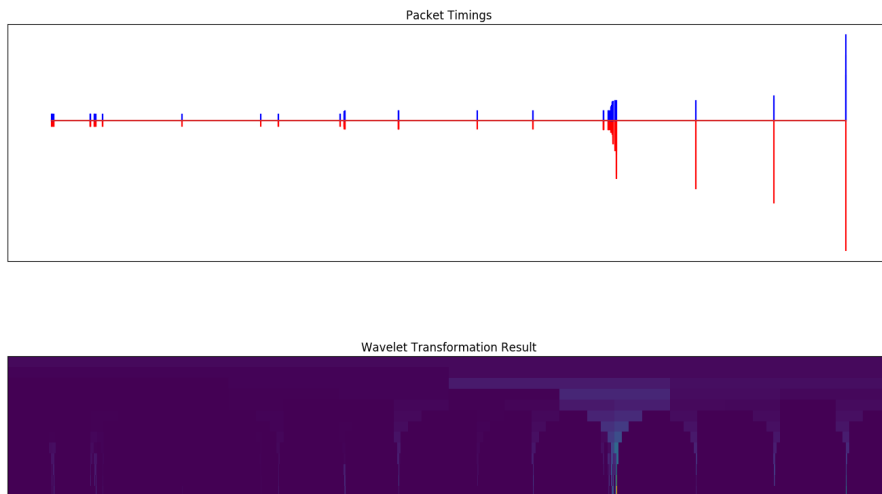
jamk.fi
Institute of Information Technology

Malli

- Tavoitteena oli kyetä tunnistamaan poikkeamia TLS-salatusta Internet liikenteestä
 - Salaamaton Internet käytännössä katoamassa
 - Haittaohjelmilla salattu ja yleisesti käytetty verkkoliikenne on luonnollinen valinta komentokanavaksi
 - Salaus rajoittaa näkyvyyttä eri analyysimenetelmissä
- Tekoälytoteutuksessa käytetään Haar Wavelet muunnosta ja Adversarial Autoencoder –neuroverkkoa

Wavelet-muunnos

- Verkkoliikenne muodostaa aikasarjan salauksesta huolimatta
 - Aikasarjat ovat usein haasteellisia koneoppimiselle. Wavelet-analyysissä signaali tai kuva jaetaan approksimaatioihin sekä aika- että taajuustasossa
- Haar Wavelet skaalaa/pakkaa signaalin neliön muotoisiin sekvensseihin



(a) Legitimate web browser traffic to an authentication portal.



(b) Malicious traffic caused by a CobaltStrike beacon.

Fig. 1: Wavelet decomposition, illustrated here with scalograms, for both legitimate and malicious TLS traffic samples.

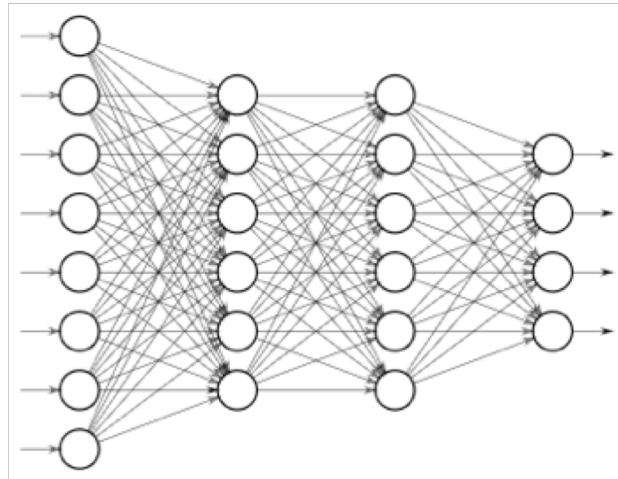


JYVSECTEC
Jyväskylä Security Technology

jamk.fi
Institute of Information Technology

Neuroverkot

- Neuroverkot ovat verkostoja, jotka koostuvat keinotekoisista neuroneista
- Verkko laskee neuroneille syötetyn numeerisen datan annetulle pisteelle
- Opetusdatalla saadaan aikaiseksi pareja (sisäänmeno – ulostulo), joiden perusteella tunnistetaan samankaltaisesta datasta opetetut ominaisuudet
 - Pyritään oppimaan muuttujien epälineaariset riippuvuussuhteet
- Neuroverkolla on sisään- ja ulostulokerrokset sekä väliin jäävät piilotetut kerrokset. Piilotetuissa kerroksissa tapahtuu ulostulevan datan laskeminen, eli oppiminen



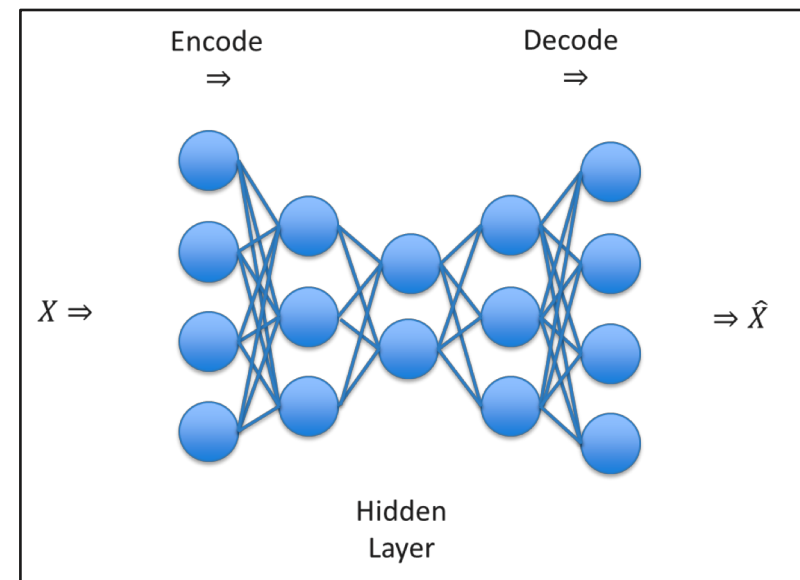
JYVSECTEC®
Jyväskylä Security Technology

jamk.fi
Institute of Information Technology



Autoencoder

- Autoencoder on malli, jossa sisään tuleva data muunnetaan pienempään dimensioon (encode). Vastaavasti data rekonstruoidaan pienemmästä dimensiosta takaisin suurempaan (decode)
 - Autoencoder mahdollistaa epälineaariset kompleksiset muunnokset
- Rekonstruktion virhe pyritään saamaan mahdollisimman pieneksi, eli $X \approx \hat{X}$



Adversarial Autoencoder

- Makhzani, et. al, 2016, Adversarial Autoencoders, <https://arxiv.org/pdf/1511.05644.pdf>

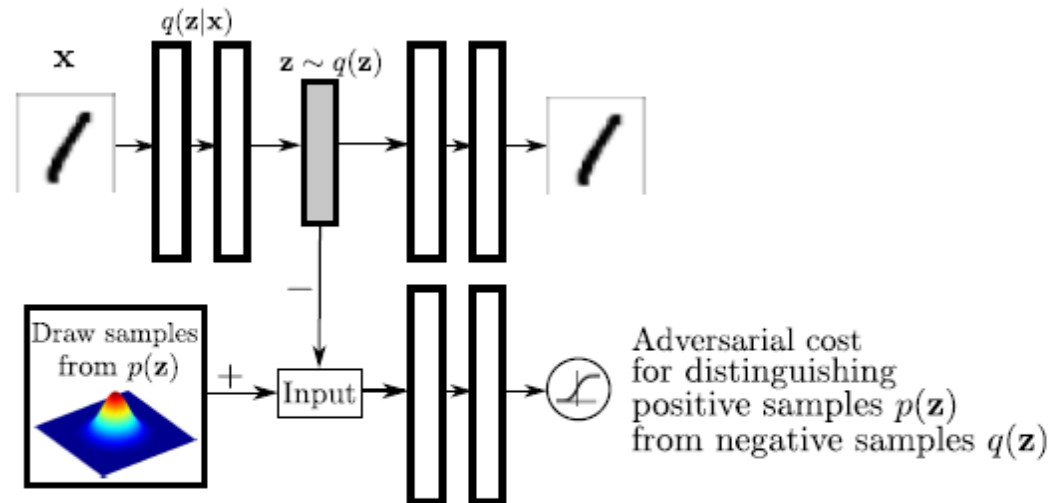
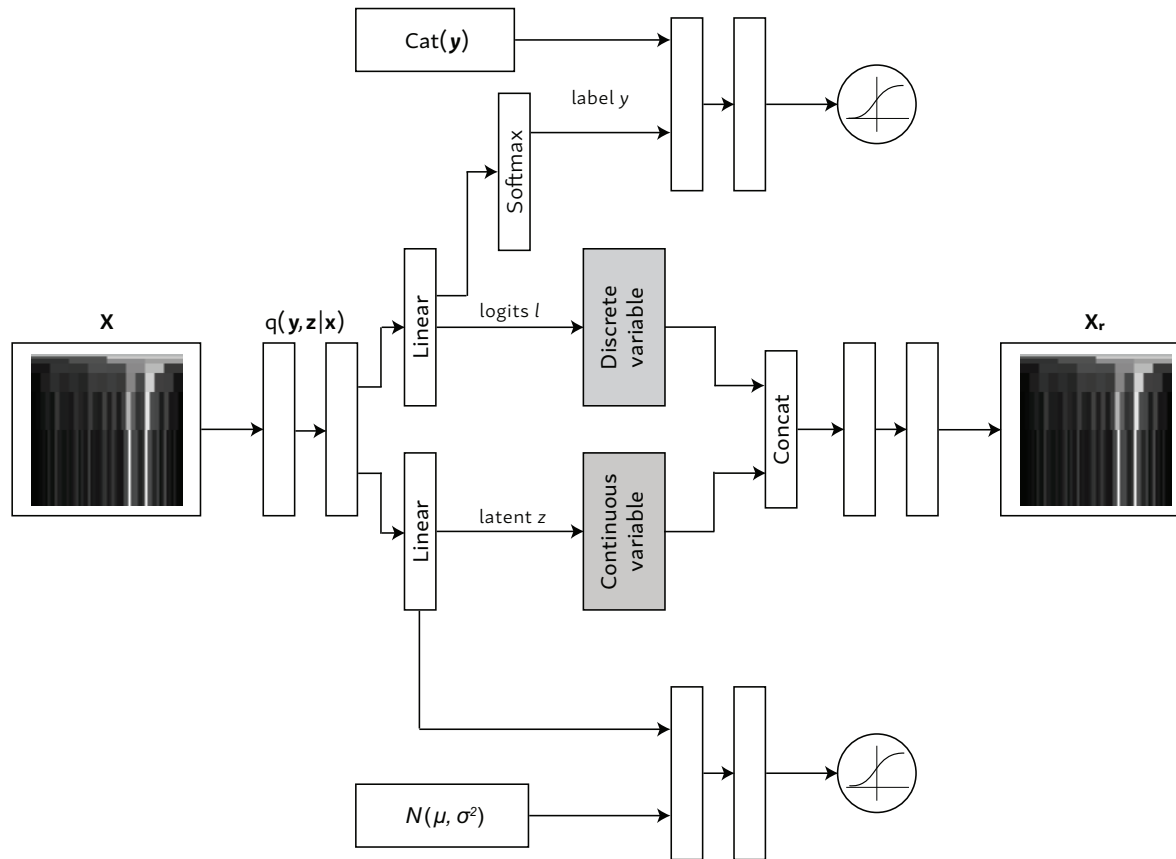


Figure 1: Architecture of an adversarial autoencoder. The top row is a standard autoencoder that reconstructs an image x from a latent code z . The bottom row diagrams a second network trained to discriminatively predict whether a sample arises from the hidden code of the autoencoder or from a sampled distribution specified by the user.

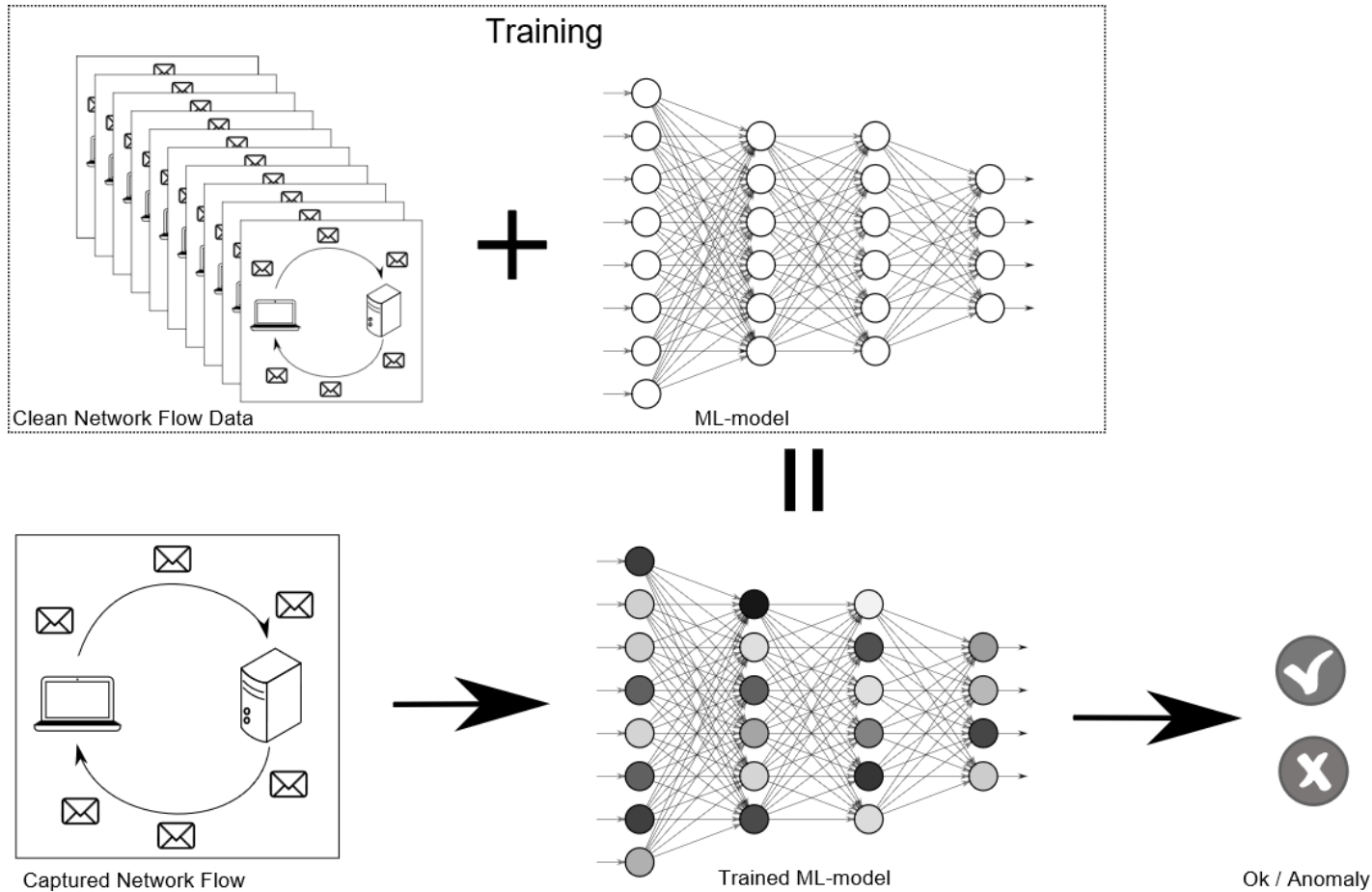
Adversarial Autoencoder, meidän malli



$$L(C, d_{\min}) = \frac{1}{|C|} \sum_{x \in C_i} \sum_{y \in C_j, i \neq j} \max \{0, d_{\min} - \|x - y\|^2\}$$

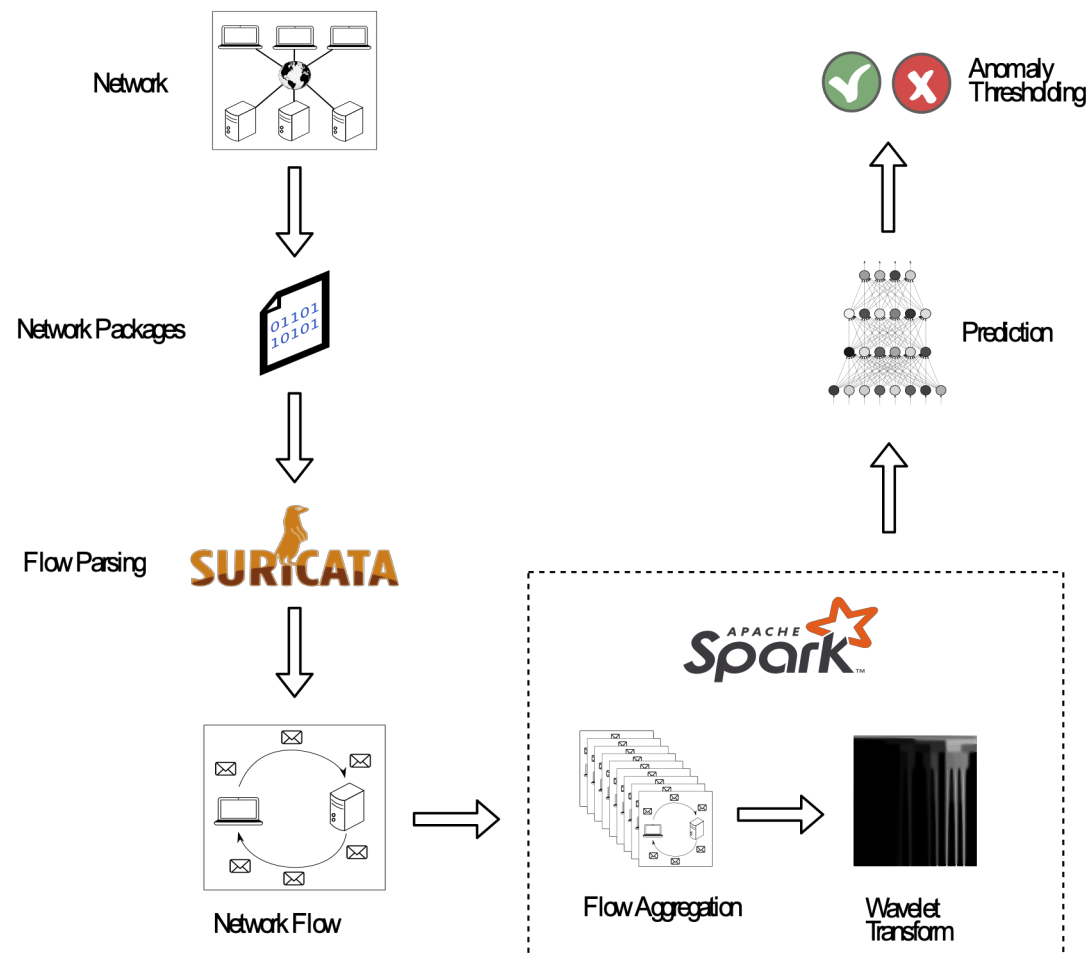
Fig. 2: The general architecture of the neural network design used in this research. The encoder's outputs latent z and label y are enforced to match the selected distributions by establishing a two-player adversarial min-max game between the discriminator and the generator/encoder. [17]. The circles represent adversarial loss, while x_r represents the reconstruction.

Poikkeamien havainnointi



Sovelluksen toiminta

- Toteutuksessa käytettiin seuraavia OpenSource komponentteja
 - Suricata IDS/IPS/NMS -ohjelmistoa käytettiin pakettidatan parsimiseen
 - Apache Spark analyysimoottoria käytettiin ominaisuuksien valintaan (feature extraction) ja Wavelet muunnokseen
 - TensorFlow Machine Learning Framework:a käytettiin Adversarial Autoencoder osuuden toteutukseen



JYVSECTEC
Jyväskylä Security Technology

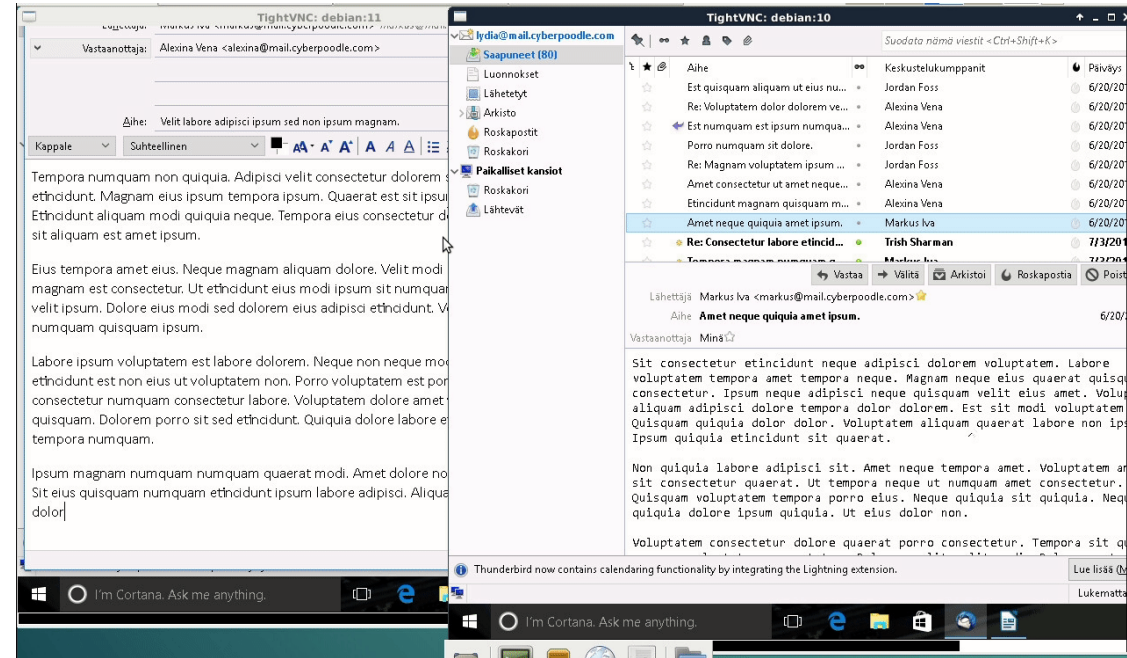
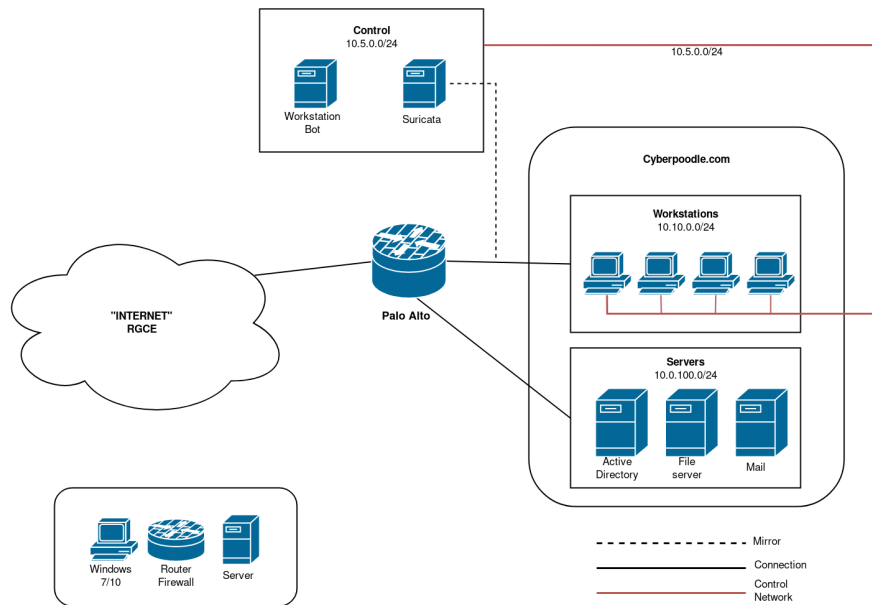
jamk.fi
Institute of Information Technology

www.jyvsectec.fi/en



Muuta kehitettyä

- Hankkeessa kehitettiin myös testiympäristö tarvittavan datan tuottamiseen. Botit käyttävät oikeita työpöytäsovelluksia.



JYVSECTEC
Jyväskylä Security Technology

jamk.fi
Institute of Information Technology

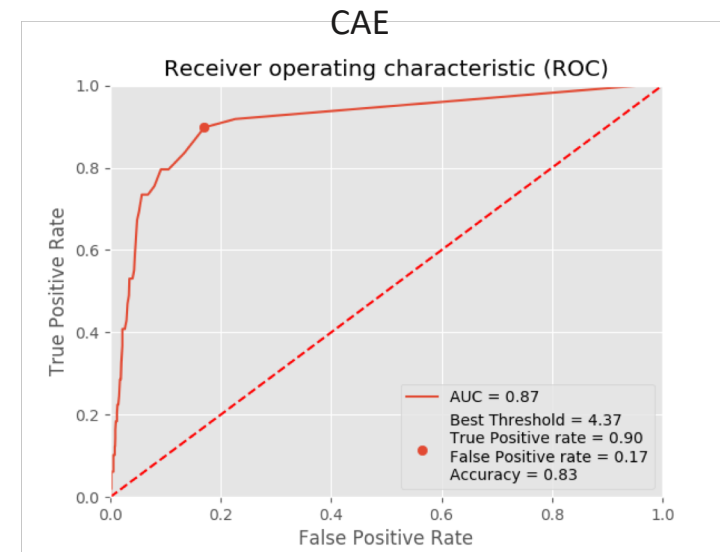
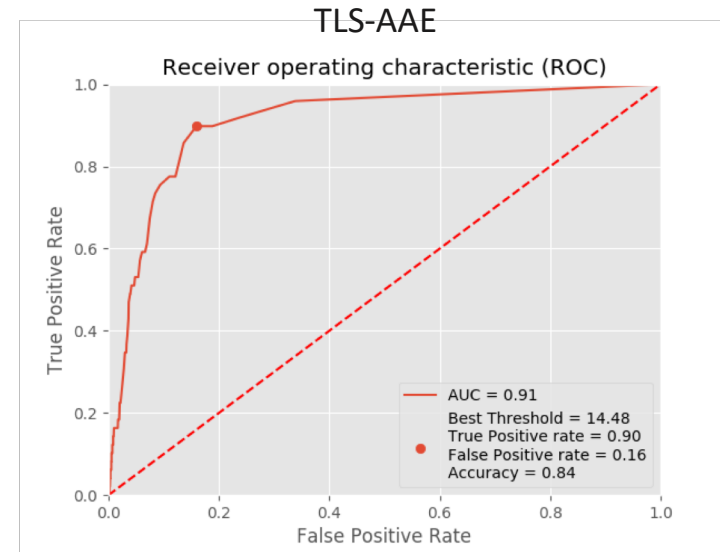


Havainnointituloksia

Adversarial Autoencoder (TLS-AAE)
vs
Convolutional Autoencoder (CAE)

Performance characteristics

Method	TPR	FPR	Accuracy	AUC
TLS-AAE	0.90	0.16	84%	0.91
CAE	0.90	0.17	83%	0.87



JYVSECTEC
Jyväskylä Security Technology

jamk.fi
Institute of Information Technology



Yhteenveto ja jatkokehityskohteet

- Tulokset lupaavia, vaativat jatkokehitystä ja koneoppimismallien jatkokehitystä
- Testidata on yksi tärkeimmistä asioista koneoppimis- / tekoälykehityksessä
 - RGCE Cyber Range ja KYHA 18
- OpenSource sovelluksilla saadaan kehitettyä tekoälyyn perustuvaa poikkeamien tunnistukseen perustuvaa sensorimallia
- Jatkokehityskohteena mallin parantaminen ja tulosten visualisointi tukemaan päätöksentekoa

Tutkimuksen tuottamat tieteelliset julkaisut

- Puuska S., Kokkonen T., Alatalo J., Heilimo E., *"Anomaly-based Network Intrusion Detection using Wavelets and Adversarial Autoencoders"*, joka on esitelty 8-9.11.2019 International Conference on Information Technology and Communications Security SECITC-tapahtumassa (www.secitc.eu). Tutkimus julkaistaan Springerin Lecture Notes in Computer Science -kokonaisuudessa lähiaikoina (lopullisia ISBN-tietoja ei ole vielä saatavilla).
- Heilimo Eppu, Insinööri-opinnäytetyö, *"Applying Adversarial Autoencoders to Anomaly Detection in Cyber Security"*. Työ arvioidaan joulukuussa ja julkaistaan Internetissä Theseus-tietokannassa Jyväskylän ammattikorkeakoulun opinnäytetyönä.



Meidät tavoitat

www.jyvsectec.fi

www.jamk.fi

jyvsectec@jamk.fi

Seuraa meitä

Twitterissä @JYVSECTEC,
LinkedInissä ja YouTubessa

www.jyvsectec.fi/en



JYVSECTEC®
Jyväskylä Security Technology

jamk.fi
Institute of Information Technology