



## Identifikasi *Malware* Berdasarkan Artefak *Registry Windows 10* Menggunakan *Regshot* dan *Cuckoo*

Yusuf Bambang Setiadji<sup>#1</sup>, Dimas Febriyan Priambodo<sup>#2</sup>, Muhammad Hasbi<sup>\*3</sup>, Fadlilah Izzatus Sabila<sup>#4</sup>

<sup>#</sup>Rekayasa Keamanan Siber, Politeknik Siber dan Sandi Negara  
Jl. H. Usa, Ciseeng, Bogor 19120

<sup>1</sup>yusuf.setiadji@poltekssn.ac.id

<sup>2</sup>dimas.febriyan@poltekssn.ac.id

<sup>4</sup>fadlilah.izzatus@poltekssn.ac.id

<sup>\*</sup>Informatika, STMIK Sinar Nusantara

Jl. K.H Samanhudi No.84-86, Purwosari, Laweyan, Surakarta, Jawa Tengah 57149

<sup>3</sup>m.hasbi@sinus.ac.id

**Abstrak**— *Malicious software (malware)* adalah perangkat lunak yang dibuat dengan tujuan tertentu, seperti mengubah, mencuri, atau merusak data serta mengambil alih sistem. *Malware* menjalankan tugasnya dengan mengenali faktor-faktor khusus melalui kombinasi parameter dan kondisi pada sistem. Salah satu faktor parameter berjalannya *malware* adalah sistem operasi. Sebagai sistem operasi dengan pengguna terbanyak, Windows juga memiliki risiko serangan *malware* tertinggi. Maraknya serangan *malware* selama 10 tahun terakhir mengharuskan dilakukannya tindakan penanganan insiden *malware*. Penanganan insiden *malware* dijalankan bersamaan dengan forensik digital yang digunakan untuk mendapatkan bukti aktivitas *malware*. Namun, seiring berjalannya waktu *malware* berkembang dan beradaptasi sehingga menghasilkan jenis-jenis *malware* dengan kemampuan yang menjadikannya sulit diidentifikasi. Kebutuhan penanganan insiden dapat memanfaatkan artefak digital seperti *registry* untuk mengidentifikasi keberadaan dan tingkah laku *malware*. Pada penelitian ini dilakukan identifikasi jenis *malware* berdasarkan artefak *registry Windows 10*. Penelitian ini melakukan analisis dinamik terhadap 90 sampel *malware* jenis *backdoor*, *ransomware*, dan *spyware* serta 10 sampel *cleanware* menggunakan tools *Regshot* dan *Cuckoo* yang dijalankan pada lingkungan virtualisasi. Hasil analisis dinamik selanjutnya diekstraksi, direduksi, dihitung, dan dianalisis berdasarkan 34 lokasi *registry* yang berperan dalam aktivitas *malware* dan kontaminasi data. Tahapan analisis hasil dilakukan terhadap data analisis dinamik menggunakan *Regshot*, *Cuckoo*, dan gabungan kedua tools. Berdasarkan hasil analisis, lokasi dengan modifikasi *registry* tertinggi pada *malware* bersifat konsisten sedangkan pada *cleanware* berubah. *Malware* jenis *backdoor* dan *ransomware* melakukan modifikasi *registry* tertinggi pada HKLM\SYSTEM, sedangkan *spyware* melakukan modifikasi *registry* tertinggi pada HKLM\SOFTWARE\Classes.

**Kata kunci**— *Cuckoo*, *Malware*, *Registry Windows*, *Regshot*

### I. PENDAHULUAN

*Malicious software (malware)* adalah perangkat lunak yang didesain untuk tujuan membahayakan. *Malware* memiliki karakteristik tertentu yang dapat diklasifikasikan dalam beberapa jenis yaitu *virus*, *worm*, *logic bomb*, *Trojan horse*, *backdoor*, *mobile code*, dan *multiple-threat malware*. Serangan *malware* mampu digunakan untuk mengganggu operasi komputer, mengumpulkan informasi sensitif, atau mendapatkan akses terhadap komputer. Serangan *malware* selalu mengalami peningkatan dalam kurun waktu 10 tahun terakhir, hingga Oktober 2020 tercatat 1.013.009 serangan *malware* yang terjadi sepanjang tahun [1]. Selama tahun 2019 *malware* menduduki peringkat pertama tren serangan siber dengan persentase 39,3% dalam skala global dan 36% dalam skala nasional [2].

Seiring berjalannya waktu *malware* oleh Adanesi [3] berkembang dan beradaptasi, sehingga dihasilkan berbagai macam jenis *malware* dengan kompleksitas dan karakteristik tingkah lalu berdasarkan sistem yang diserang. *Malware* menjalankan tugasnya dengan mengenali faktor-faktor khusus melalui kombinasi parameter dan kondisi pada sistem. Salah satu faktor yang menjadi parameter berjalannya *malware* adalah sistem operasi [4]. Windows menjadi sistem operasi terbanyak yang digunakan oleh pengguna komputer di dunia dengan persentase 77,12% dan 87,07% untuk pengguna Windows di Indonesia dengan grafik penggunaan yang meningkat setiap tahun [5]. Berbanding lurus dengan peningkatan jumlah pengguna, serangan *malware* yang terjadi pada sistem operasi Windows tercatat mengalami peningkatan pada tahun 2019 dengan total 340.458 serangan pada kategori pengguna bisnis dan personal. *Spyware*, *backdoor*, dan *ransomware* termasuk pada daftar 10 *malware* terbanyak yang menyerang kedua kategori tersebut [6].

Maraknya serangan *malware* mendorong dilakukannya usaha penanganan insiden yang disesuaikan dengan karakteristik jenis *malware* [7]. Penanganan insiden dijalankan bersamaan dengan proses forensik digital dalam rangka mengumpulkan data digital guna penyelidikan barang bukti yang diperlukan pada ranah hukum. Kemampuan *malware* yang diprogram dengan tool dan metode tertentu menjadikannya sulit dideteksi [8]. Komponen utama yang dapat digunakan untuk mencari bukti digital dengan mengamati aktivitas *malware* pada Windows adalah *registry*. Windows *registry* memiliki arsitektur yang kompleks namun memberikan banyak manfaat bagi para penyelidik. Forensik *registry* pada *malware* dapat digunakan untuk mengidentifikasi keberadaan dan tingkah laku *malware* [4]. Penelitian yang dilakukan oleh SANS menyatakan bahwa proses pengumpulan dan analisis *malware* membutuhkan waktu dan biaya yang cukup banyak serta membutuhkan teknik yang berbeda-beda. Hal tersebut menjadi suatu tantangan bagi penyelidik dalam melakukan proses forensik digital [8].

Beberapa penelitian telah melakukan studi terkait artefak digital pada sistem operasi Windows, meliputi *registry*, file sistem, dan memori volatile. Penelitian [4] mengamati tingkah laku *malware* pada beberapa jenis sistem operasi Windows untuk menentukan korelasi antara *malware* dengan artefak *registry* sistem operasi. Jenis *malware* yang diteliti meliputi *Trojan*, *Botnet*, dan *worm*. Hasil dari penelitian tersebut menunjukkan bahwa artefak Windows *registry* dapat digunakan untuk mengidentifikasi jenis-jenis *malware* pada sistem operasi Windows. Penelitian [9] melakukan analisis *malware* pada memori volatile. Penelitian tersebut mengombinasikan analisis statik *malware* dan teknik forensik memori. Penelitian yang dilakukan berhasil mengidentifikasi sampel *malware* dengan persentase kesuksesan sebesar 90%. Pada penelitian [10] diusulkan metode deteksi *malware* jenis *Trojan banking* berdasarkan aktivitas *registry*. Hasil dari penelitian tersebut menunjukkan bahwa seluruh sampel *malware* URSNIF melakukan akses terhadap *registry* HKCU\Software\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Run. Penelitian David Orlando [11] juga melakukan analisis menggunakan cuckoo. Cuckoo dinilai mempunyai kemampuan mengisolasi lingkungan yang baik dan dapat digunakan sebagai standar pengujian. Sejalan dengan tersebut Shiva D melengkapinya dengan menggunakan machine learning [12].

Penelitian ini menggunakan Regshot dan Cuckoo melakukan identifikasi 90 sampel *malware* jenis backdoor, spyware, dan ransomware berdasarkan artefak *registry* Windows 10 yang telah dikenali sebagai lokasi *registry* potensial dalam kontaminasi data. Versi Windows yang digunakan adalah Windows 10 yang dirilis pada 29 Juli 2019, merupakan produk terbaru Windows yang paling banyak digunakan dibandingkan versi-versi sebelumnya [13]. Identifikasi dilakukan dengan metode analisis dinamik *malware* menggunakan tool Regshot dan sandbox Cuckoo.

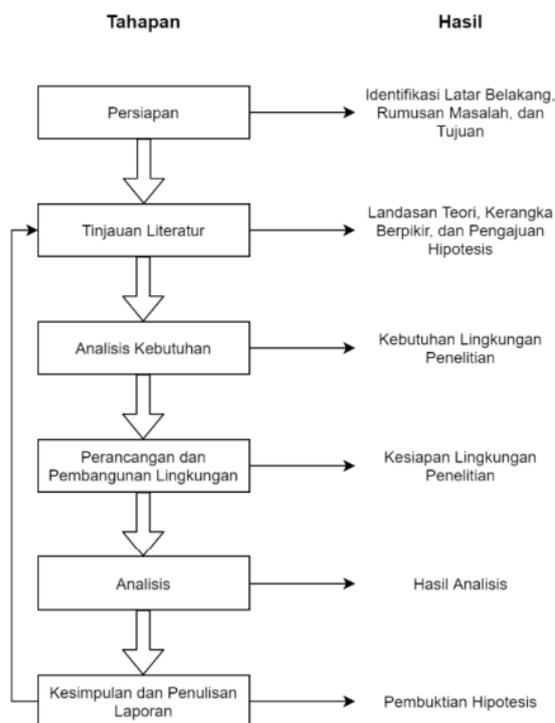
## II. PENELITIAN TERKAIT

Penelitian oleh Chathuranga R [9] melakukan analisis terhadap *malware* dengan *hidden behavior* yang disebabkan karena proses enkripsi, *packing*, dan *obfuscating* menggunakan tool Cuckoo dan Volatility. Penelitian Kento K [10] juga Melakukan identifikasi *malware* namun berbeda metode yaitu berdasarkan proses eksekusi dan akses *malware* terhadap *registry* pada sistem operasi Windows dengan sandbox Time Freeze 2017, Regshot, dan Process Monitor. Masih dengan pekejaan yang sama terhadap *malware* oleh Muhammad Ali [4] menambah ragam *malware* seperti *Trojan*, *Botnet*, dan *worm*. *Malware* dari berbagai versi sistem operasi Windows digunakan untuk menentukan korelasi dan hubungan antara *malware* dengan artefak *registry*. Penelitian ilhamdi [14] menggunakan analisis dinamis pada windows juga namun terbatas pada trojan dan backdoor dengan 6 sample.

Berbeda dengan penelitian sebelumnya penelitian ini dilakukan menggunakan Regshot dan Cuckoo, penggunaan versi sistem operasi windows 10 sebagai lingkungan eksekusi *malware* dan melakukan analisis *malware* secara dinamik dengan *malware* jenis *backdoor*, *spyware*, dan *ransomware*.

## III. METODOLOGI PENELITIAN

Penelitian yang dilakukan menerapkan metode kuantitatif melalui rangkaian proses yang ditunjukkan pada Gambar 1.



Gambar. 1 Desain penelitian [15]

### A. Persiapan

Pada tahapan ini dilakukan identifikasi masalah, latar belakang, dan tujuan penelitian. Permasalahan diperoleh

melalui studi pendahuluan berdasarkan fakta-fakta empiris. Peningkatan serangan malware dan kemampuannya yang berkembang menjadikan *malware* sulit dideteksi [8]. Mayoritas system informasi yang telah diidentifikasi sebelumnya adalah windows dan *registry* merupakan komponen utama yang dapat diolah lebih lanjut oleh investigator karena *registry* juga mencatat setiap perilaku dari *malware*[4] didukung oleh penelitian dari Kono [10] yang meneliti salah satu jenis malware khususnya *trojan*. Oleh karena itu dalam tahap persiapan telah ditemukan gambaran besar masalah yang dihadapi antara lain bagaimana melakukan investigasi *malware* pada sistem operasi windows.

**B. Tinjauan Literatur**

Merujuk studi literatur syahputra [16] Rumusan masalah yang telah ditentukan pada tahap pertama menghasilkan hipotesis yang diperoleh dari hasil kajian teoritis terhadap referensi yang relevan dengan masalah. Pada tahapan ini dilakukan tinjauan literatur terhadap teori *malware*, analisis *malware*, *registry* Windows, Regshot, Cuckoo, dan penelitian terkait untuk menentukan kerangka berpikir dan hipotesis penelitian.

Merujuk penelitian sebelumnya Chathuranga Rathnayaka [9] yang Melakukan analisis terhadap *malware* dengan *hidden behaviour* yang disebabkan karena proses enkripsi, packing dan obfuscating menggunakan tool Cuckoo dan Volatility. Penelitian Kento Kono [10] yang melakukan identifikasi *malware* berdasarkan proses eksekusi dan akses *malware* terhadap registry pada sistem operasi Windows dengan sandbox Time Freeze 2017, Regshot, dan Process Monitor. Diperkuat oleh rujukan penelitian oleh Muhammad Ali [4] yang melakukan identifikasi *malware* jenis *Trojan*, *Botnet*, dan *worm* dari berbagai versi sistem operasi Windows untuk menentukan korelasi dan hubungan antara malware dengan artefak *registry*.maka dapat diambil hipotesis yaitu identifikasi jenis *malware* dapat dilakukan dengan mengamati aktivitas artefak *registry* pada sistem operasi Windows 10. Pengujian hipotesis penelitian dilakukan dengan metode eksperimen karena dilakukan pada lingkungan laboratorium dengan perlakuan (*treatment*) tertentu sehingga efek merugikan dari *malware* dapat dibatasi.

**C. Analisis Kebutuhan**

Pada tahap ini dilakukan analisis kebutuhan melalui studi literatur terhadap penelitian sejenis. Tahap analisis kebutuhan dapat disempurnakan setelah proses perancangan penelitian ditentukan sehingga kebutuhan penelitian dapat terpenuhi. Penelitian [10] menggunakan tool Regshot untuk menganalisis *registry* yang terjadi akibat aktivitas *malware*. Penelitian tersebut menggunakan Regshot versi 1.9.0 yang dijalankan pada sistem operasi

Windows 10. Pada penelitian [4] diperlukan kebutuhan perangkat keras dan perangkat lunak untuk menjalankan analisis *malware* dengan Cuckoo sandbox. Tabel 1 menunjukkan spesifikasi perangkat keras dan Tabel 2 menunjukkan spesifikasi perangkat lunak yang digunakan pada penelitian serta tabel 3 menerangkan detail spesifikasi *virtual machine*.

TABEL I  
SPESIFIKASI PERANGKAT KERAS

No	Spesifikasi	Deskripsi
1	Sistem Operasi	Windows 10 Pro
2	Processor	Intel® Core™ i7-4790
3	RAM	16.0 GB
4	Harddisk	1 TB

TABEL II  
SPESIFIKASI PERANGKAT LUNAK

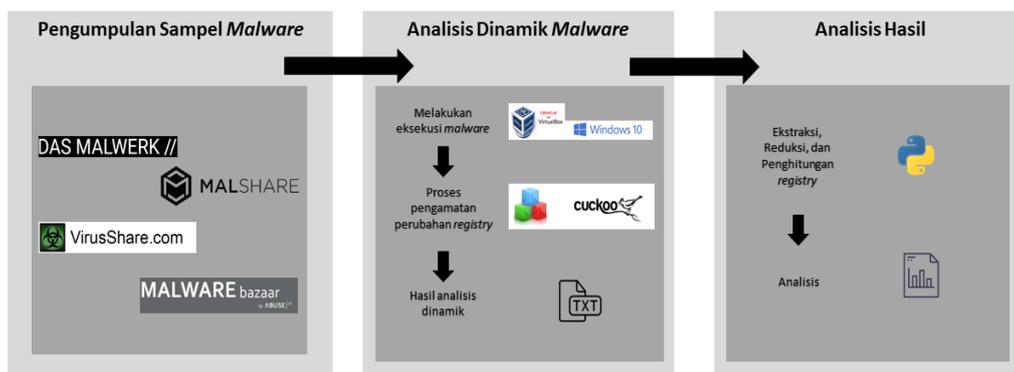
No	Perangkat Lunak	Deskripsi
1	VMWare Workstation Pro 12	Mesin virtual yang dikonfigurasi pada lingkungan bare metal (Windows 10 Pro)
2	Ubuntu 16.04	Sistem operasi yang berperan sebagai Cuckoo host
3	Windows 7, Windows 8.1, dan Windows 10	Sistem operasi yang berperan sebagai Cuckoo guests
4	Cuckoo sandbox	Proses analisis malware
5	Oracle VirtualBox	Mesin virtual yang dikonfigurasi pada lingkungan Ubuntu 16.04

TABEL III  
SPESIFIKASI VIRTUAL MACHINE

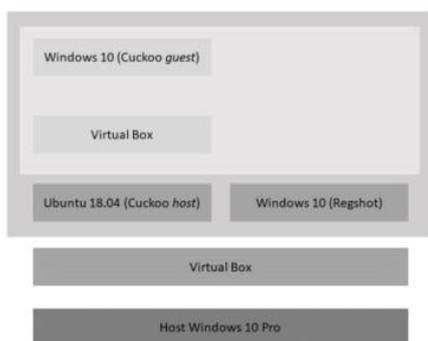
No	Virtual Machine	Deskripsi
1	Mesin Virtual Windows 10	1 CPU RAM 4 GB Hardisk 50 GB Windows 10 versi 1809 Host-only adapter
2	Mesin Virtual Ubuntu 18.04 (Cuckoo Host)	1 CPU enabled nested VT-x/AMD V RAM 10 GB Hardisk 500 GB Ubuntu 18.04 LTS NAT adapter
3	Mesin virtual Windows 10 (Cuckoo Guest)	1 CPU RAM 4 GB Hardisk 50 GB Windows 10 versi 1809 Host-only adapter

**D. Perancangan dan Pembangunan Lingkungan**

Hasil dari tahapan ini adalah tersusunnya rancangan alur identifikasi *malware*. Perancangan alur penelitian didasarkan pada tujuan penelitian yang telah ditentukan pada tahap-tahap sebelumnya. Alur analisis *malware* yang ditunjukkan pada Gambar 2 terdiri dari tahap pengumpulan sampel *malware*, tahap analisis dinamik *malware*, dan tahap analisis *registry*.



Gambar. 2 Alur identifikasi jenis malware



Gambar. 3 Arsitektur lingkungan

Gambar 3 menunjukkan perancangan lingkungan yang digunakan untuk identifikasi malware. Laporan dari Cuckoo dapat dilihat melalui website interface dalam bentuk laporan dengan format HTML (*Hypertext Markup Language*), PDF (*Portable Document Format*) atau JSON (*JavaScript Object Notation*). Penelitian ini memerlukan informasi aktivitas registry yang terdapat pada fitur *behavioral analysis* sejalan dengan penelitian Sagar [17]. Ekstraksi fitur tersebut dapat dilakukan dengan bantuan API Cuckoo yang memanfaatkan hasil analisis dalam format JSON mengikuti langkah dalam penelitian oleh shiva [18]. Fungsi ekstraksi tersebut dijelaskan pada kode program yang ditunjukkan pada Gambar 4

```

procedure EkstraksiRegistry
IMPORT requests, json, os
SET tfile TO open('namafilehasil.txt', 'a')
FOR s IN range(x,y):
  SET REST_URL TO "http://127.0.0.1:8090/tasks/report/"+str(x)
  SET HEADERS TO [{"Authorization": "Bearer Q3PT-qK_nZLOyusL12TiQ"}]
  SET r TO requests.get(REST_URL, headers=HEADERS)
  SET calls TO r.json()["behavior"]["processes"][1]["calls"]
  SET hasil TO []
  SET count TO 0

  FOR i IN calls:
    if(calls[count]["category"]=="registry"):
      IF (calls[count]["api"]=="RegCloseKey"):
        OUTPUT("RegCloseKey")
      ELSE:
        hasil.append(calls[count]["arguments"]["registry"])
    SET count TO count + 1
  SET hasil TO " ".join(hasil)
  SET hasil TO hasil.lower()

  tfile.write(hasil+"\n")
  tfile.close()

```

Gambar. 4 Bagian kode program fungsi pengambilan registry

Selanjutnya dilakukan identifikasi jenis malware dengan tahapan dijabarkan sebagai berikut:

1. Pengumpulan Sampel Malware

Sampel malware pada penelitian ini diperoleh dari beberapa repositori terbuka yang direkomendasikan oleh Lenny Zelster [19]. Penelitian ini menggunakan sampel malware yang berasal dari Das Malwerk, Malshare, VirusShare.com, dan Malware Bazaar. Proses pengunduhan dan penggunaan sampel malware harus dilakukan sesuai dengan syarat dan ketentuan yang ditetapkan oleh penyedia sampel. Pada tahapan ini dilakukan pengunduhan malware jenis ransomware, spyware, dan backdoor yang digunakan pada tahap selanjutnya.

2. Analisis Dinamik Malware

Sampel yang telah diunduh disimpan pada lingkungan virtualisasi untuk dijalankan. Penelitian ini menggunakan lingkungan virtualisasi dengan sistem operasi Windows 10 untuk eksekusi malware. Penggunaan tools Regshot dan Cuckoo sandbox digunakan pada proses analisis dinamik malware untuk mengamati perubahan registry yang terjadi. Pada analisis dinamik malware dengan tool Regshot ditetapkan waktu injeksi malware selama 5 menit atau ketika malware mempengaruhi sistem.

Hasil keluaran dari kedua tools tersebut berupa file dalam format '.txt'. File tersebut berisi informasi aktivitas registry yang terdiri dari kunci yang dihapus (*keys deleted*), kunci yang ditambahkan (*keys added*), nilai yang ditambahkan (*values added*), dan nilai yang dimodifikasi (*values modified*). Hasil analisis tersebut disimpan pada 'Shared Folders' yang terhubung dengan host.

3. Analisis Aktivitas Registry

Keluaran tahapan analisis dinamik malware pada Regshot dan Cuckoo digunakan untuk mengamati lokasi registry yang berperan pada proses forensik digital berdasarkan potensi kemampuan mengontaminasi data dan aktivitas malware. Hasil analisis selanjutnya direduksi dengan parameter registry yang diinvestigasi dalam proses forensik digital dan dihitung menggunakan script pemeriksaan registry. Proses reduksi memanfaatkan modul 'line.strip' yang berfungsi untuk mencocokkan kata tiap

baris pada file yang dipilih dengan file 'search\_list.txt'. Selanjutnya, program menuliskan lokasi registry yang menjadi hasil pencocokan kedua file pada file hasil reduksi. Potongan kode dapat dilihat pada gambar 5.

```

procedure ReduksiRegistry
IMPORT sys
SET original_stdout TO sys.stdout
SET list_string TO 'search_list.txt'
SET count TO 0
SET namafile TO INPUT("Masukkan nama file: ")
SET namafiles TO namafile + ".txt"
SET output TO ("hasil_" + namafile)

with open(list_string, 'r') as search_list:
    SET targets TO [line.strip() FOR line IN search_list]
with open(namafiles, 'r') as source_file:
    with open(output, 'w') as f:
        OUTPUT(namafiles)
        FOR line IN source_file:
            IF any(target IN line FOR target IN targets):
                SET sys.stdout TO f
                OUTPUT(line)
                SET sys.stdout TO original_stdout
    
```

Gambar. 5 Pseudo kode program reduksi registry

E. Analisis

Tahapan ini dilakukan implementasi identifikasi malware sesuai dengan alur perancangan. Proses analisis dinamik malware menghasilkan keluaran berupa kumpulan registry yang berperan dalam aktivitas malware. Tabel 4 menunjukkan daftar lokasi registry yang berperan dalam kontaminasi data dan aktivitas malware. Terdapat 34 lokasi registry Windows yang telah dikenali sebagai registry dengan kemampuan tersebut [4].

TABEL IV  
LOKASI REGISTRY WINDOWS

No	Lokasi Registry
1	HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control\Nls\CustomLocale\en-US
2	HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control\Nls
3	HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control\Session
4	HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control
5	HKLM\SYSTEM
6	HKLM\SOFTWARE\Microsoft\Windows NT\CurrentVersion\Winlogon
7	HKLM\SOFTWARE\Microsoft\ActiveSetup\Installed Components
8	HKLM\SOFTWARE\Wow6432Node\Microsoft\Windows\CurrentVersion
9	HKLM\SOFTWARE\Wow6432Node\Microsoft
10	HKLM\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Explorer
11	HKLM\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\RunServices
12	HKLM\SOFTWARE\Microsoft\Rpc
13	HKLM\SOFTWARE\Microsoft
14	HKLM\SOFTWARE\Classes\batfile
15	HKLM\SOFTWARE\Classes\exefile
16	HKLM\SOFTWARE\Classes
17	HKLM\SOFTWARE\Policies
18	HKCU\SOFTWARE\Microsoft
19	HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Explorer\Shell Folder
20	HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows NT\CurrentVersion\Windows\User Shell
21	HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Setup
22	HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Uninstall

No	Lokasi Registry
23	HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion
24	HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Explorer
25	Documents and Settings
26	%systemdrive%\Documents and Settings
27	%Systemdrive%\Users
28	%Systemdrive%\Windows\System32
29	%Systemdrive%\Windows\INF
30	%Systemdrive%\Windows\Globalization\Sorting\sortdefault.nls
31	%Systemdrive%
32	HKCR\Exefile
33	HKCR\Comfile
34	Advanced\Start>ShowDownloads

```

file = open(output, "r")
data = file.read()
Counter = 0
sys.stdout = open("jumlah_registry_" + namafiles, "w")
10 =
data.count(r"HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control\Nls\CustomLocale\en-US")
11 = data.count(r"HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control\Nls")
12 = data.count(r"HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control\Session")
13 = data.count(r"HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control")
14 = data.count(r"HKLM\SYSTEM")
15 = data.count(r"HKLM\SOFTWARE\Microsoft\Rpc")
16 =
data.count(r"HKLM\SOFTWARE\Wow6432Node\Microsoft\Windows\CurrentVersion")
17 = data.count(r"HKLM\SOFTWARE\Microsoft")
18 = data.count(r"HKLM\SOFTWARE\Wow6432Node\Microsoft")
19 = data.count(r"HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows NT\CurrentVersion\Windows")
110 =
data.count(r"HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Setup")
111 =
data.count(r"HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Uninstall")
    
```

Gambar. 6 Bagian kode program deklarasi perhitungan registry

Gambar 6 menunjukkan program deklarasi penghitungan registry. Tahapan ini berjalan setelah proses reduksi pada Gambar 5. Program memanfaatkan modul 'data.count' untuk mendeklarasikan lokasi registry yang akan dihitung. Terdapat 34 lokasi yang didefinisikan sebagai array dengan nama 10 hingga 133 yang merepresentasikan lokasi pada array 0 hingga lokasi pada array 33. Penghitungan dilakukan dengan mencocokkan data pada array dan file yang dipilih.

```

print(r'HKLM\SOFTWARE\Wow6432Node\Microsoft\Windows\CurrentVersion:', 16)
if 17 != 0:
    print(r'HKLM\SOFTWARE\Microsoft:', 17)
if 18 != 0:
    print(r'HKLM\SOFTWARE\Wow6432Node\Microsoft:', 18)
if 19 != 0:
    print(r'HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows NT\CurrentVersion\Windows:', 19)
if 110 != 0:

print(r'HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Setup:', 110)
if 111 != 0:

print(r'HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Uninstall:', 111)
if 112 != 0:
    print(r'HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion:', 112)
if 113 != 0:

print(r'HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Explorer:', 113)
if 114 != 0:
    
```

Gambar. 7 Bagian kode program pemeriksaan registry

Gambar 7 menunjukkan tahapan pemeriksaan *registry* dengan metode pemeriksaan kata sesuai data pada *array*. Tahapan pemeriksaan adalah lanjutan tahapan reduksi *registry* pada Gambar 5. Jika ditemukan data yang sama antara data pada *array* dengan file yang dipilih, maka program akan mencetak data tersebut dan menyimpannya pada file keluaran hasil reduksi. Proses pemeriksaan dilakukan pada tiap baris file yang dipilih.

```
SET CoList TO data.split("n")
FOR i IN CoList:
  IF i:
    Counter += 1]
  Print("Total Registry Ditemukan: ", Counter)
sys.stdout.close()

SET sys.stdout TO original_stdout
```

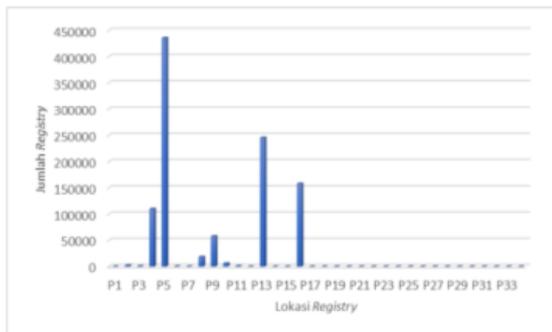
Gambar. 8 Algoritma penghitungan *registry*

Hasil pemeriksaan *registry* pada Gambar 7 dicetak pada file hasil reduksi dengan jarak antar baris lokasi *registry*. Penghitungan 'data.count' pada Gambar 6 digunakan sebagai input dalam program penghitungan *registry* yang ditunjukkan Gambar 8. Penghitungan dilakukan terhadap hasil reduksi lokasi *registry* dengan memanfaatkan modul 'Counter'. Hasil penghitungan *registry* disimpan dalam file baru dengan struktur penamaan 'jumlah\_registry' diikuti nama file hasil reduksi yang telah dideklarasikan dalam program pada Gambar 6.

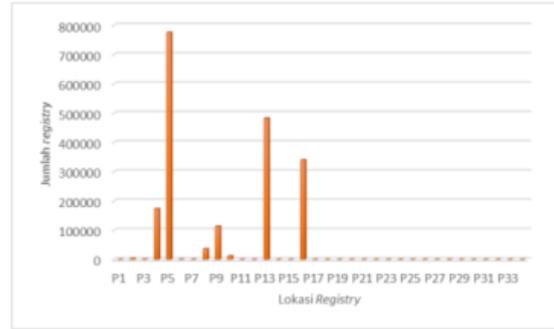
IV. HASIL DAN PEMBAHASAN

Tahapan analisis dinamik dilakukan pada 90 sampel *malware* dan 10 sampel. Hasil analisis dinamik diolah untuk menentukan lokasi *registry* yang terkena dampak dari aktivitas sampel. Kode program python yang telah dijabarkan sebelumnya digunakan untuk mencatat dan melakukan perhitungan beberapa parameter *registry* sehingga didapatkan data perubahan *registry* disertai lokasi disertai jumlahnya.

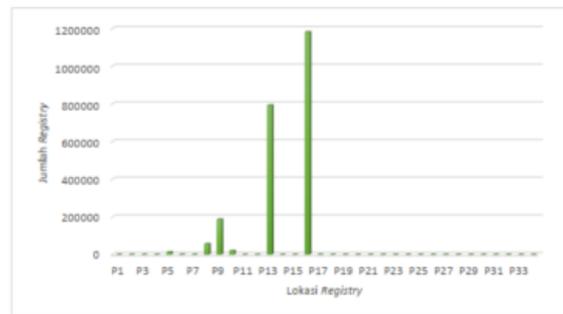
Gambar 9, 10, 11 dan 12 menunjukkan hasil analisis dinamik *malware* jenis *backdoor*, *ransomware*, *spyware*, *cleanware* menggunakan tool Regshot. Berdasarkan hasil analisis tersebut modifikasi *registry* terjadi pada beberapa lokasi P1-34 sesuai urutan penomoran seperti dalam Tabel 4.



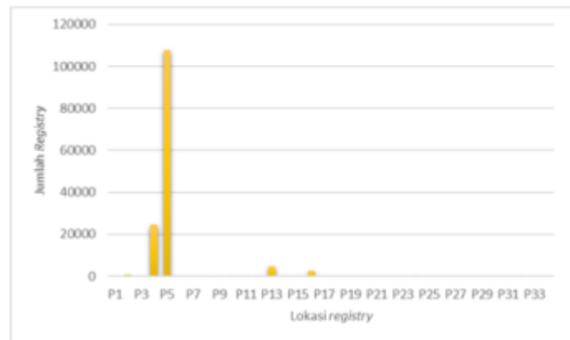
Gambar. 9 Dampak *registry* dari *backdoor* dengan *regshot*



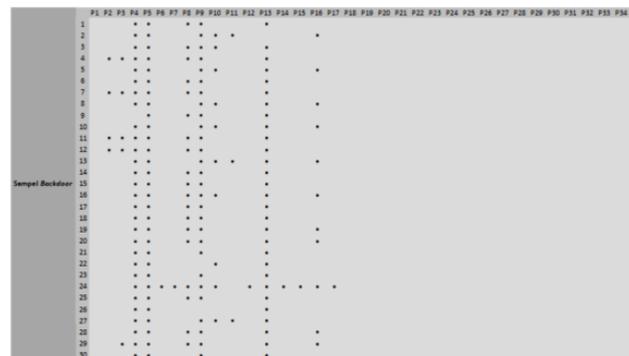
Gambar. 10 Dampak *registry* dari *ransomware* dengan *regshot*



Gambar. 11 Dampak *registry* dari *spyware* dengan *regshot*



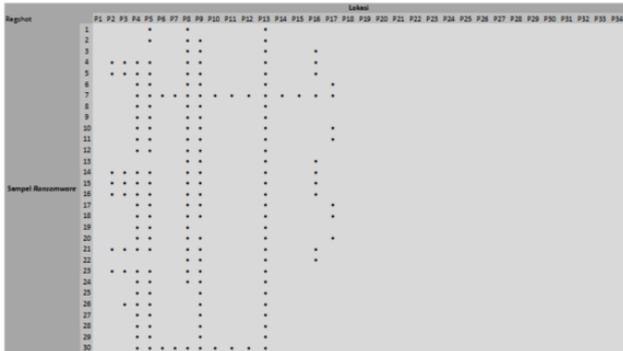
Gambar. 12 Dampak *registry* dari *cleanware* menggunakan *regshot*



Gambar. 13 Pemetaan lokasi *registry* hasil aktivitas *backdoor* menggunakan *regshot*

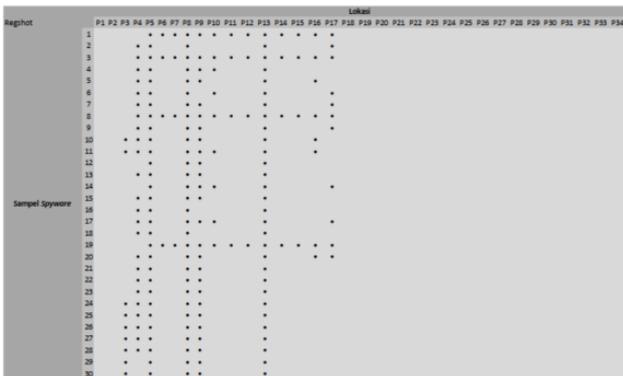
Gambar 13 menunjukkan sebaran sampel *backdoor* dan modifikasinya terhadap *registry* sehingga dapat dihitung jumlah sampel yang melakukan modifikasi pada setiap *registry*. Terdapat 4 sampel *backdoor* yang memodifikasi *registry* (P2), 4 sampel memodifikasi *registry* (P3), 29

sampel memodifikasi registry (P4), 30 sampel memodifikasi registry (P5), 1 sampel memodifikasi registry (P6), 1 sampel memodifikasi registry (P7), 19 sampel memodifikasi registry (P8), 28 sampel memodifikasi registry (P9), 10 sampel memodifikasi registry (P10), 3 sampel memodifikasi registry (P11), 1 sampel memodifikasi registry (P12), 27 sampel memodifikasi registry (P13), 1 sampel memodifikasi registry (P14), 1 sampel memodifikasi registry (P15), 12 sampel memodifikasi registry (P16), dan 1 sampel memodifikasi registry (P17).



Gambar. 14 Pemetaan lokasi registry hasil aktivitas ransomware menggunakan regshot

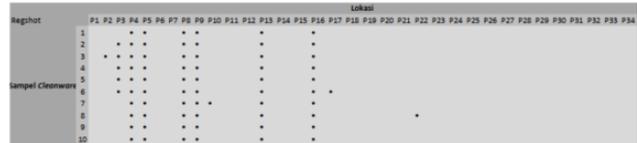
Gambar 14 menunjukkan sebaran sampel ransomware dan modifikasinya pada setiap registry. Terdapat 7 sampel ransomware memodifikasi registry (P2), 8 sampel memodifikasi registry (P3), 23 sampel memodifikasi registry (P4). 27 sampel memodifikasi registry (P5), 2 sampel memodifikasi registry (P6), 2 sampel memodifikasi registry (P7), 24 sampel memodifikasi registry (P8), 28 sampel memodifikasi registry (P9), 2 sampel memodifikasi registry (P10), 2 sampel memodifikasi registry (P12), 30 sampel memodifikasi registry (P13), 1 sampel memodifikasi registry (P14), 1 sampel memodifikasi registry (P15), 10 sampel memodifikasi registry (P16), dan 7 sampel memodifikasi registry (P17).



Gambar. 15 Pemetaan lokasi registry hasil aktivitas spyware menggunakan regshot

Gambar 15 menunjukkan sebaran data sampel spyware dan modifikasi pada setiap registry. Terdapat 8 sampel spyware memodifikasi registry (P3), 24 sampel memodifikasi registry (P4), 30 sampel memodifikasi registry (P5), 4 sampel memodifikasi registry (P6), 4

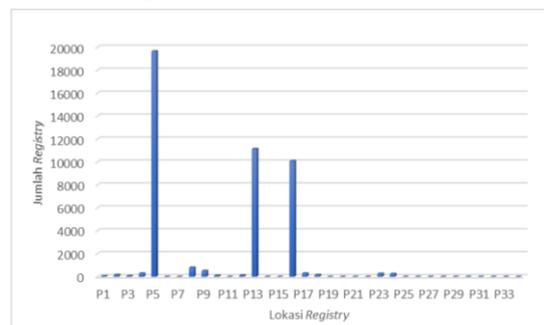
sampel memodifikasi registry (P7), 30 sampel memodifikasi registry (P8), 26 sampel memodifikasi registry (P9), 10 sampel memodifikasi registry (P10), 4 sampel memodifikasi registry (P12), 30 sampel memodifikasi registry (P13), 4 sampel memodifikasi registry (P14), 4 sampel memodifikasi registry (P15), 8 sampel memodifikasi registry (P16), dan 11 sampel memodifikasi registry (P17).



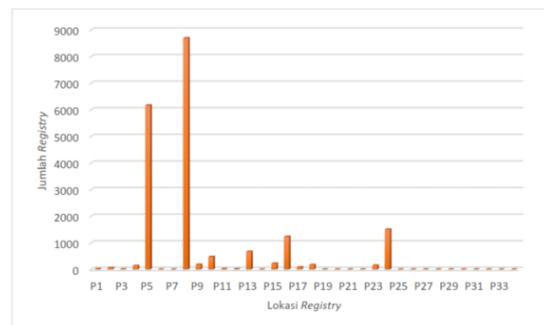
Gambar. 16 Pemetaan lokasi registry hasil aktivitas cleanware menggunakan regshot

Gambar 16 menunjukkan sebaran data sampel cleanware dan modifikasinya pada setiap registry. Terdapat 1 sampel cleanware memodifikasi registry (P2), 5 sampel memodifikasi registry (P3), 10 sampel memodifikasi registry (P4), 10 sampel memodifikasi registry (P5), 10 sampel memodifikasi registry (P8), 8 sampel memodifikasi registry (P9), 1 sampel memodifikasi registry (P10), 10 sampel memodifikasi registry (P13), 10 sampel memodifikasi registry (P16), 1 sampel memodifikasi registry (P17), dan 1 sampel memodifikasi registry (P22).

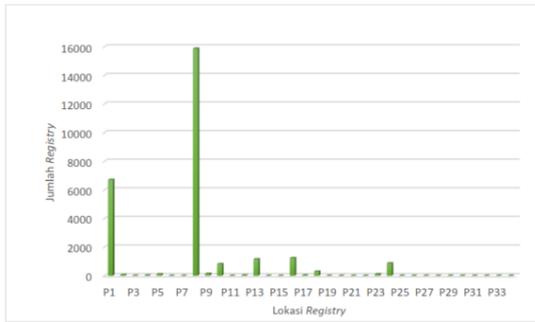
Analisis menggunakan tools yang berbeda yaitu menggunakan Cuckoo didapatkan hasil sebagai berikut. Gambar 17, 18, 19 dan 20 menunjukkan hasil analisis dinamik malware jenis backdoor, ransomware, spyware, cleanware menggunakan tool Cuckoo.



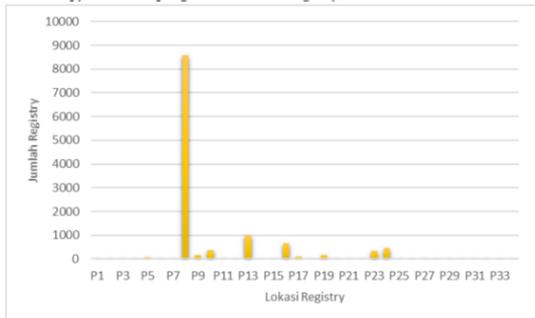
Gambar. 17 Dampak registry dari backdoor dengan cuckoo



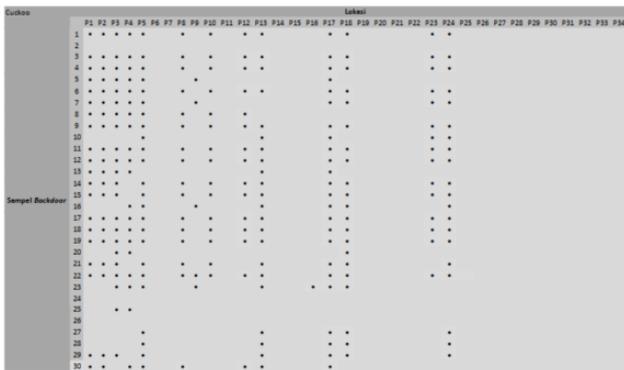
Gambar. 18 Dampak registry dari ransomware dengan cuckoo



Gambar. 19 Dampak registry dari spyware dengan cuckoo

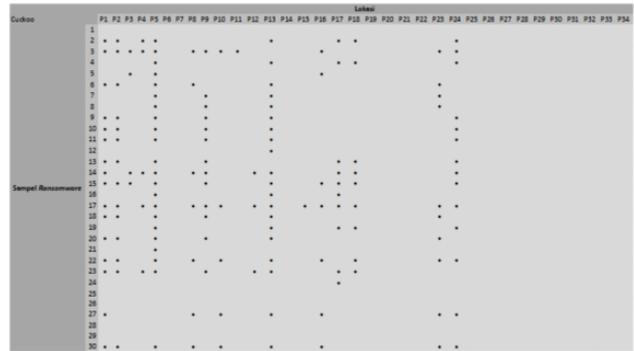


Gambar. 20 Dampak registry dari cleanware dengan cuckoo



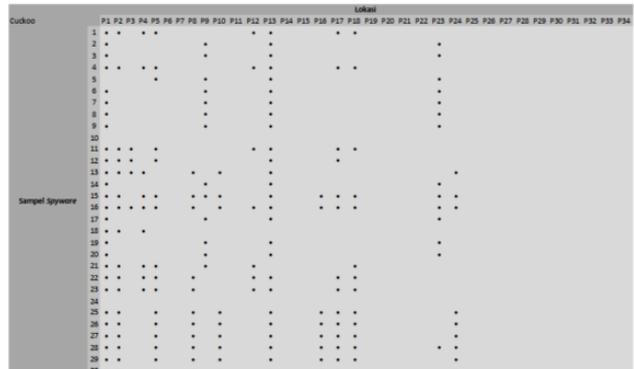
Gambar. 21 Pemetaan lokasi registry hasil aktivitas backdoor menggunakan cuckoo

Gambar 21 menunjukkan bahwa beberapa sampel backdoor yang melakukan modifikasi registry yang berbeda. Berdasarkan hasil analisis tersebut, dapat dihitung sejumlah 20 sampel backdoor memodifikasi registry (P1), 20 sampel memodifikasi registry (P2), 23 sampel memodifikasi registry (P3), 19 sampel memodifikasi registry (P4), 24 sampel memodifikasi registry (P5), 16 sampel memodifikasi registry (P8), 5 sampel memodifikasi registry (P9), 15 sampel memodifikasi registry (P10), 14 sampel memodifikasi registry (P12), 21 sampel memodifikasi registry (P13), 1 sampel memodifikasi registry (P16), 24 sampel memodifikasi registry (P17), 22 sampel memodifikasi registry (P18), 15 sampel memodifikasi registry (P23), dan 20 sampel memodifikasi registry (P24).



Gambar. 22 Pemetaan lokasi registry hasil aktivitas ransomware menggunakan cuckoo

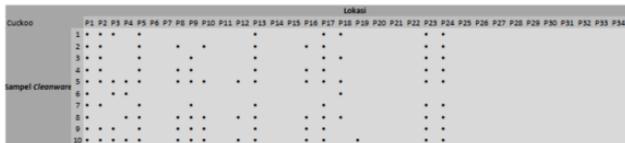
Gambar 22 menunjukkan sebaran sampel ransomware yang melakukan modifikasi terhadap registry. Berdasarkan hasil analisis tersebut, sejumlah 17 sampel ransomware memodifikasi registry (P1), 14 sampel memodifikasi registry (P2), 4 sampel memodifikasi registry (P3). 5 sampel memodifikasi registry (P4), 21 sampel memodifikasi registry (P5), 7 sampel memodifikasi registry (P8), 13 sampel memodifikasi registry (P9), 6 sampel memodifikasi registry (P10), 1 sampel memodifikasi registry (P11), 3 sampel memodifikasi registry (P12), 20 sampel memodifikasi registry (P13), 1 sampel memodifikasi registry HKLM\SOFTWARE\Classes\exefile (P15), 7 sampel memodifikasi registry (P16), 10 sampel memodifikasi registry (P17), 9 sampel memodifikasi (P18), 10 sampel memodifikasi registry (P23). Dan 14 sampel memodifikasi registry (P24).



Gambar. 23 Pemetaan lokasi registry hasil aktivitas spyware menggunakan cuckoo

Gambar 23 menunjukkan sebaran sampel spyware yang melakukan modifikasinya terhadap registry. Berdasarkan hasil analisis tersebut, terdapat 27 sampel spyware memodifikasi registry (P1), 17 sampel memodifikasi registry (P2), 4 sampel memodifikasi registry (P3), 9 sampel memodifikasi registry (P4), 16 sampel memodifikasi registry (P5), 11 sampel memodifikasi registry (P8), 13 sampel memodifikasi registry (P9), 8 sampel memodifikasi registry (P10), 7 sampel memodifikasi registry (P12), 26 sampel memodifikasi registry (P13), 8 sampel memodifikasi registry (P16), 14 sampel memodifikasi registry (P17), 14 sampel

memodifikasi registry (P18), 14 sampel memodifikasi registry (P23), dan 9 sampel memodifikasi registry (P24).



Gambar. 24 Pemetaan lokasi registry hasil aktivitas cleanware menggunakan cuckoo

Gambar 24 menunjukkan sebaran data sampel cleanware yang melakukan modifikasi terhadap registry. Terdapat 8 sampel cleanware memodifikasi registry (P1), 8 sampel memodifikasi registry (P2), 5 sampel memodifikasi registry (P3), 4 sampel memodifikasi registry (P4), 9 sampel memodifikasi registry (P5), 6

sampel memodifikasi registry (P8), 7 sampel memodifikasi registry (P9), 5 sampel memodifikasi registry (P10), 3 sampel memodifikasi registry (P12), 9 sampel memodifikasi registry (P13), 6 sampel memodifikasi registry (P16), 9 sampel memodifikasi registry (P17), 5 sampel memodifikasi registry (P18), 1 sampel memodifikasi registry (P19). 9 sampel memodifikasi registry (P23), dan 9 sampel memodifikasi registry (P24).

Hasil analisis dari kedua tool regshoot dan cuckoo dikompilasi untuk dapat diambil kesimpulan lebih lengkap. Sehingga dapat diambil kesimpulan bahwa jenis malware tertentu mempunyai kecenderungan mengubah registry pada bagian apa dan dimana lokasinya. Rangkuman dari perbandingan analisis malware dengan regshoot dan cuckoo dilampirkan dalam tabel 5.

TABEL V  
HASIL PERBANDINGAN ANALISIS DINAMIK MALWARE

Sampel	Paramater	Tool		
		Regshot	Cuckoo	Gabungan
backdoor	Jumlah Lokasi Registry	16	15	19
	Lokasi Registry Terbanyak	HKLM\SYSTEM	HKLM\SYSTEM dan HKLM\SOFTWARE\Policies	HKLM\SYSTEM
	Jumlah Modifikasi Registry	1.034.670	28.075	
	Lokasi dengan Jumlah Modifikasi Tertinggi	HKLM\SYSTEM	HKLM\SYSTEM	HKLM\SYSTEM
ransomware	Jumlah Lokasi Registry	15	17	19
	Lokasi Registry Terbanyak	HKLM\SOFTWARE\Microsoft	HKLM\SYSTEM	HKLM\SOFTWARE\Microsoft
	Jumlah Modifikasi Registry	1.942.401	19.801	
Spyware	Lokasi dengan Jumlah Modifikasi Tertinggi	HKLM\SYSTEM	HKLM\SYSTEM	HKLM\SYSTEM
	Jumlah Lokasi Registry	14	15	18
	Lokasi Registry Terbanyak	HKLM\SYSTEM, HKLM\SOFTWARE\WOW6432Node\Microsoft\Windows\CurrentVersion, dan HKLM\SOFTWARE\Microsoft	HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control\Nls\CustomLocale\en-US	HKLM\SOFTWARE\Microsoft
	Jumlah Modifikasi Registry	2.250.995	27.458	
Cleanware	Lokasi dengan Jumlah Modifikasi Tertinggi	HKLM\SOFTWARE\Classes	HKLM\SOFTWARE\Classes	HKLM\SOFTWARE\Classes
	Jumlah Lokasi Registry	11	16	17
	Lokasi Registry Terbanyak	HKLM\SYSTEM\ControlSet001\Control, HKLM\SYSTEM, HKLM\SOFTWARE\WOW6432Node\Microsoft\Windows\CurrentVersion, HKLM\SOFTWARE\Microsoft, dan HKLM\SOFTWARE\Classes	HKLM\SYSTEM, HKLM\SOFTWARE\Microsoft, HKLM\SOFTWARE\Policies, HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion, dan HKCU\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Explorer	HKLM\SYSTEM dan HKLM\SOFTWARE\Microsoft
	Jumlah Modifikasi Registry	140.668	11.997	
Cleanware	Lokasi dengan Jumlah Modifikasi Tertinggi	HKLM\SYSTEM	HKLM\SOFTWARE\WOW6432Node\Microsoft\Windows\CurrentVersion	HKLM\SYSTEM

V. KESIMPULAN

Artefak registry windows 10 dapat digunakan untuk mengidentifikasi malware. Dari penelitian ini juga dihasilkan 4 parameter yang dapat digunakan untuk menentukan jenis malware yaitu jumlah lokasi registry, lokasi registry terbanyak, jumlah modifikasi dan lokasi jumlah modifikasi tertinggi. Berdasarkan hasil analisis, lokasi dengan modifikasi registry tertinggi ditemukan pada backdoor, spyware dan ransomware bersifat konsisten

sedangkan pada cleanware berubah. Malware jenis backdoor dan ransomware melakukan modifikasi registry tertinggi pada HKLM\SYSTEM, sedangkan spyware melakukan modifikasi registry tertinggi pada HKLM\SOFTWARE\Classes. Sehingga dengan memanfaatkan parameter ini jika lokasi registry terbanyak dan banyak terjadi perubahan pada HKLM\SYSTEM maka dapat dikategorisasikan sebagai backdoor. Namun jika lokasi registry terbanyak pada HKLM\SOFTWARE\Microsoft dan modifikasi terbanyak

ditemukan pada HKLM\SYSTEM dapat dikategorisasikan sebagai malware jenis ransomware. Kategorisasi terakhir untuk spyware dapat dilihat dari lokasi modifikasi registry pada HKLM\SOFTWARE\Classes.

## REFERENSI

- [1] "Malware Statistics & Trends Report | AV-TEST - Penelusuran Google." <https://www.google.com/search?q=Malware+Statistics+%26+Trends+Report+%7C+AV-TEST&oeq=Malware+Statistics+%26+Trends+Report+%7C+AV-TEST&aqs=chrome.0.69i59.1172j0j4&sourceid=chrome&ie=UTF-8> (accessed Dec. 17, 2020).
- [2] PUSOPSKAMSINAS, "Indonesia Cyber Security Monitoring Report 2019," *Indones. Secur. Incid. Response Team Internet Infrastruct.*, p. 42, 2020, [Online]. Available: <https://cloud.bssn.go.id/s/nM3mDzCkgycRx4S/download>.
- [3] R. Adenansi and L. A. Novarina, "Malware dynamic," *J. Educ. Inf. Commun. Technol.*, vol. 1, no. 1, pp. 37–43, 2017.
- [4] M. Ali, S. Shiaeles, N. Clarke, and D. Kontogeorgis, "A proactive malicious software identification approach for digital forensic examiners," *J. Inf. Secur. Appl.*, vol. 47, pp. 139–155, 2019, doi: <https://doi.org/10.1016/j.jisa.2019.04.013>.
- [5] "Desktop Operating System Market Share Worldwide | Statcounter Global Stats." <https://gs.statcounter.com/os-market-share/desktop> (accessed Dec. 17, 2020).
- [6] M. Labs, "2020 State of Malware Report," *Malwarebytes*, 2020. [https://resources.malwarebytes.com/files/2020/02/2020\\_State-of-MalwareReport.pdf](https://resources.malwarebytes.com/files/2020/02/2020_State-of-MalwareReport.pdf). (accessed Dec. 17, 2020).
- [7] A. Verma, M. S. Rao, A. K. Gupta, W. Jeberson, and V. Singh, "A LITERATURE REVIEW ON MALWARE AND ITS ANALYSIS," *Int J Cur Res Rev*, vol. 5, Jan. 2013.
- [8] S. Almarri and P. Sant, "Optimised Malware Detection in Digital Forensics," *Int. J. Netw. Secur. Its Appl.*, vol. 6, pp. 1–15, Jan. 2014, doi: [10.5121/ijnsa.2014.6101](https://doi.org/10.5121/ijnsa.2014.6101).
- [9] C. Rathnayaka and A. Jamdagni, "An Efficient Approach for Advanced Malware Analysis Using Memory Forensic Technique," in *2017 IEEE Trustcom/BigDataSE/ICSS*, 2017, pp. 1145–1150, doi: [10.1109/Trustcom/BigDataSE/ICSS.2017.365](https://doi.org/10.1109/Trustcom/BigDataSE/ICSS.2017.365).
- [10] K. Kono, S. Phomkeona, and K. Okamura, "An Unknown Malware Detection Using Execution Registry Access," in *2018 IEEE 42nd Annual Computer Software and Applications Conference (COMPSAC)*, 2018, vol. 02, pp. 487–491, doi: [10.1109/COMPSAC.2018.10281](https://doi.org/10.1109/COMPSAC.2018.10281).
- [11] D. Pelaez, D. Díaz-López, D. Sepúlveda-Alzate, and D. Cabuya-Padilla, "Building malware classifiers usable by State security agencies," *ITECKNE*, vol. 15, pp. 107–121, Dec. 2018, doi: [10.15332/iteckne.v15i2.2072](https://doi.org/10.15332/iteckne.v15i2.2072).
- [12] S. D. Sl, A. M. A., and C. Jaidhar, *Windows malware detection based on cuckoo sandbox generated report using machine learning algorithm*. 2016.
- [13] "Lifecycle FAQ - Windows | Microsoft Docs." <https://docs.microsoft.com/en-us/lifecycle/faq/windows> (accessed Dec. 17, 2020).
- [14] Y. Ilhamdi and Y. N. Kunang, "Analisis Malware Pada Sistem Operasi Windows Menggunakan Teknik Forensik," *Bina Darma Conf. Comput. Sci.*, pp. 256–264.
- [15] P. D. Sugiyono, *Metode Penelitian Kuantitatif, Kualitatif, dan R&D*, 3rd ed. Bandung: CV Alfabeta, 2021.
- [16] R. Syahputra and Syaifudin, "Studi Literatur Analisis Malware Menggunakan Metode Analisis Dinamis dan Statis," *J. Jar. Komput. dan Keamanan*, vol. 1, no. 1, pp. 14–24, 2020.
- [17] M. A. A. m. Mr. Sagar . Sh, "A Review Paper on Effective Behavioral Based Malware Detection and Prevention Techniques for Android Platform," vol. 10, no. 1, pp. 901–907, 2017.
- [18] S. D. Sl and C. Jaidhar, "Windows malware detection system based on LSVC recommended hybrid features," *J. Comput. Virol. Hacking Tech.*, vol. 15, Jun. 2019, doi: [10.1007/s11416-018-0327-9](https://doi.org/10.1007/s11416-018-0327-9).
- [19] "Free Malware Sample Sources for Researchers." <https://zeltser.com/malware-sample-sources/> (accessed Dec. 17, 2020).