

Digital Forensics & Incident Response Playbook

** 📖 Guide Professionnel pour l'Investigation Numérique et la Réponse à Incident** *Version 2.0 | Juin 2025* **Auteur:** Manus AI **Destiné aux:** Analystes DFIR, Experts en Cybersécurité, Équipes SOC

📋 Table des Matières

TARTIE I - FONDAMENTAUX DFIR

- Schapitre 1: Introduction au DFIR
- At Chapitre 2: Frameworks et Méthodologies
- A Chapitre 3: Aspects Légaux et Chain of Custody
- Chapitre 4: Outils Essentiels

@ PARTIE II - PROCÉDURES OPÉRATIONNELLES

- M Chapitre 5: Phase de Préparation
- Chapitre 6: Phase d'Identification et Détection
- Chapitre 7: Phase de Confinement
- Chapitre 8: Phase d'Éradication
- 🔄 Chapitre 9: Phase de Récupération
- Magitre 10: Phase de Leçons Apprises

PARTIE III - CAS PRATIQUES

- A Chapitre 11: Incidents Ransomware
- Achapitre 12: Attaques Phishing
- Chapitre 13: Compromission Serveurs Web
- Chapitre 14: Mouvements Latéraux
- Chapitre 15: Cryptominers et Malware

MARTIE IV - TECHNIQUES AVANCÉES AND PARTIE IV - TECHNIQUES AND PART

- Chapitre 16: Analyse Forensique Mémoire
- Chapitre 17: Analyse Timeline

- Chapitre 18: Analyse Réseau
- <a>Chapitre 19: Reverse Engineering
- Chapitre 20: Investigation Cloud

PARTIE V - DFIR NOUVELLE GÉNÉRATION

- <u>⑥ Chapitre 21: APT et Supply Chain Attacks</u>
- Chapitre 22: Cloud Forensics (AWS/Azure/GCP)
- Chapitre 23: Mobile DFIR (iOS/Android)
- in Chapitre 24: IA/ML et Automatisation
- Chapitre 25: Threat Hunting Avancé

PARTIE VI - RESSOURCES ET FORMATION

- Chapitre 26: Checklists et Templates
- in Chapitre 27: Scripts et Automatisation
- Chapitre 28: Formation Continue

© Objectifs du Manuel

Mission: Fournir un guide complet et pratique pour les professionnels DFIR, avec des procédures éprouvées, des cas réels et des outils de terrain.

Points Forts

- Approche Pratique Procédures testées sur le terrain
- Cas Réels Scénarios basés sur des incidents authentiques
- **Outils Modernes** Technologies et méthodes actuelles
- **Standards Industrie** Conformité NIST, SANS, ISO 27035
- Visuels Professionnels Diagrammes, flowcharts, schémas
- Templates Prêts Checklists et documents utilisables

Frameworks de Référence

m NIST Cybersecurity Framework 2.0

Phase	Description	Durée Typique	Priorité
	Mise en place des capacités	Continu	Critique
Q Detection & Analysis	Identification et analyse	1-4 heures	Critique
© Containment, Eradication & Recovery	Confinement et nettoyage	1-7 jours	Élevée
Post-Incident Activity	Retour d'expérience	1-2 semaines	Normale

SANS PICERL Methodology

```
graph LR
   A[ Preparation] --> B[ Identification]
   B --> C[ Containment]
   C --> D[ Eradication]
   D --> E[ Recovery]
   E --> F[ Lessons Learned]
   F --> A
```

Phase	Objectifs Clés	Livrables	Outils Principaux
	 Équipes formées Procédures définies Outils déployés 	PlaybooksJump bagsContacts	DocumentationFormationOutils DFIR
Identification	Détection incidentClassificationNotification	Rapport initialClassificationTimeline	SIEMMonitoringAlertes
Containment	 Arrêter propagation 	Images forensiquesLogs préservés	Write blockersOutils imagerie

Phase	Objectifs Clés	Livrables	Outils Principaux
	PréserverpreuvesMaintenir activité	 Mesures confinement 	• Isolation réseau
✓ Eradication	 Supprimer menace Corriger vulnérabilités Renforcer sécurité 	Rapport nettoyagePatches appliquésConfigurations	AntimalwareOutilsnettoyageGestionpatches
Recovery	RestaurerservicesSurveiller activitéValider sécurité	 Services restaurés Monitoring renforcé Tests validation 	OutilsmonitoringTests sécuritéValidation
Lessons Learned	Analyser incidentAméliorerprocessusFormer équipes	Rapport finalRecommandationsPlan amélioration	DocumentationMétriquesFormation

X Arsenal d'Outils DFIR

Outils Leaders du Marché

♥ Solutions Commerciales Premium

Outil	Éditeur	Spécialité	Niveau	Prix
Magnet AXIOM	Magnet Forensics	Investigation complète	Expert	\$ \$ \$
Cellebrite UFED	Cellebrite	Mobile forensics	Expert	\$ \$ \$
EnCase	OpenText	Enterprise forensics	Expert	\$ \$ \$
FTK	Exterro	Digital investigation	Avancé	\$ \$
X-Ways Forensics	X-Ways	Analyse forensique	Avancé	\$

Solutions Open Source

Outil	Spécialité	Plateforme	Difficulté
Autopsy	Interface TSK	Windows/Linux	Facile
The Sleuth Kit	Analyse filesystem	Multi-plateforme	Moyen
Volatility	Analyse mémoire	Multi-plateforme	Difficile
Plaso	Timeline analysis	Multi-plateforme	Moyen
YARA	Détection malware	Multi-plateforme	Moyen

© Outils par Phase d'Investigation

Phase d'Identification

```
# Outils de détection et monitoring
```

SIEM Solutions: Splunk, ELK Stack, QRadar

EDR Tools: CrowdStrike, SentinelOne, Carbon Black

🔍 Network Monitoring: Wireshark, Zeek, Suricata

🔍 Log Analysis: Graylog, Fluentd, Logstash

Phase de Préservation

Outils d'acquisition et préservation

💾 Imaging Tools: dd, dcfldd, FTK Imager, Guymager

💾 Write Blockers: Tableau, CRU, WiebeTech

Hash Verification: md5sum, sha256sum, hashdeep

💾 Memory Acquisition: DumpIt, Belkasoft RAM Capturer

🔬 Phase d'Analyse

Outils d'analyse forensique

🔬 File Analysis: binwalk, file, strings, hexdump

🔬 Registry Analysis: RegRipper, Registry Explorer

Timeline Analysis: log2timeline, Plaso, Timesketch

🔬 Network Analysis: NetworkMiner, tcpdump, tshark

Procédures d'Urgence - Golden Hour

- Checklist Première Réponse (0-60 minutes)
- 🔥 Actions Immédiates (0-15 min)
 - [] a Confirmer l'incident Validation initiale
 - [] L Alerter l'équipe DFIR Notification équipe
 - [] 🔒 Isoler les systèmes affectés Confinement initial
 - [] a Capturer l'état actuel Screenshots, photos
 - [] S Noter l'heure précise Timestamp incident
- © Évaluation Rapide (15-30 min)
 - [] Q Identifier le type d'incident Classification
 - [] **identify Évaluer l'impact** Criticité et étendue
 - [] Identifier les parties prenantes Contacts clés
 - [] **| Activer le playbook approprié** Procédure spécifique
 - [] **@ Sécuriser les preuves** Préservation initiale
- Confinement Initial (30-60 min)

 - [] **Macquérir la mémoire** Dump RAM
 - [] Fréserver les logs Sauvegarde logs
 - [] Q Identifier les IOCs Indicateurs compromission
 - [] **\C** Notifier la direction Communication management

E Cas Pratiques Détaillés

- **??** Cas #1: Incident Ransomware BlackSuit
- **Contexte**
- Organisation: PME 150 employés
- **© Vecteur d'attaque:** Faux site Zoom
- Détection: Écrans de rançon utilisateurs
- **ổ Demande:** 50 BTC (~2M€)
- Symptômes Observés
 - 🚨 Écrans de rançon sur postes utilisateurs

- Fichiers chiffrés avec extension .blacksuit
- **(III)** Connexions suspectes vers IPs externes
- Processus anormaux en cours d'exécution
- **Emails de rançon** reçus par la direction

X Investigation Détaillée

Phase 1: Identification (0-2h)

```
# Commandes d'investigation initiale
Q netstat -an | grep ESTABLISHED
Q ps aux | grep -E "(encrypt|crypt|lock)"
Q find / -name "*.blacksuit" -type f | head -20
Q tail -f /var/log/syslog | grep -i "blacksuit"
```

Phase 2: Préservation (2-4h)

```
# Acquisition mémoire et disque
DumpIt.exe /output C:\forensics\memory.dmp
dd if=/dev/sda of=/mnt/evidence/disk.img bs=4M
md5sum /mnt/evidence/disk.img > /mnt/evidence/disk.img.md5
```

Phase 3: Analyse (4-24h)

```
# Analyse avec Volatility

volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 pslist

volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 netscan

volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 malfind
```

📊 Timeline d'Attaque Reconstituée

Heure	Événement	Artefact	Criticité
09:15	Visite site malveillant	Logs proxy	
09:16	Téléchargement fake Zoom	Logs téléchargement	
09:17	Exécution malware	Process creation	
09:20	Reconnaissance réseau	Network scans	
09:45	Mouvement latéral	SMB connections	
10:30	Déploiement ransomware	File modifications	

Heure	Événement	Artefact	Criticité
10:35	Chiffrement massif	Disk activity	
10:40	Affichage rançon	Screen captures	

@ Actions de Réponse

Confinement

- V Isolation réseau Déconnexion VLAN infecté
- Arrêt processus Kill processus malveillants
- **Blocage IOCs** Firewall rules
- **Préservation preuves** Images forensiques

✓ Éradication

- **Nettoyage malware** Suppression artefacts
- **Patch vulnérabilités** Mise à jour sécurité
- Renforcement Durcissement configuration
- Validation Tests sécurité

🔄 Récupération

- **Restauration données** Backup clean
- Validation services
- W Monitoring renforcé Surveillance accrue
- V Formation utilisateurs Sensibilisation

📝 Leçons Apprises

- Garage Segmentation réseau à améliorer
- 💾 Stratégie backup à renforcer
- Q Détection EDR à déployer

🎣 Cas #2: Campagne Phishing Sophistiquée

Contexte

- Organisation: Grande entreprise 2000+ employés
- **© Vecteur:** Emails phishing ciblés (spear phishing)
- **Détection:** Alertes SOC sur connexions anormales
- @ Objectif: Vol credentials et données sensibles

Symptômes Observés

- **Emails suspects** avec liens malveillants
- **Connexions anormales** depuis IPs étrangères
- Trafic réseau vers domaines suspects
- Partatives d'authentification multiples
- **Accès fichiers sensibles** non autorisés

XInvestigation Email

™ Analyse Headers Email

```
# Extraction et analyse headers

formail -X "Received:" < suspicious_email.eml

formail -X "Authentication-Results:" < suspicious_email.eml

dig TXT _dmarc.suspicious-domain.com

dig TXT suspicious-domain.com</pre>
```

⊗ Analyse URL Malveillante

```
# Investigation URL et domaine
    curl -I "http://suspicious-domain.com/login"
    whois suspicious-domain.com
    nslookup suspicious-domain.com
    virustotal-cli url "http://suspicious-domain.com/login"
```

Indicateurs de Compromission (IOCs)

Туре	Valeur	Criticité	Action
Domain	secure-Office365.com	Élevée	Bloquer DNS
IP	185.234.72.45	Élevée	Bloquer firewall
Hash	a1b2c3d4e5f6	Élevée	Signature AV
Email	admin@secure-Office365.com	Moyenne	Bloquer SMTP
URL	/login.php?token=	6 Élevée	Bloquer proxy

Techniques d'Analyse Avancées

Analyse Mémoire avec Volatility

M Commandes Essentielles

```
# Identification du profil
  volatility -f memory.dmp imageinfo

# Analyse des processus
  volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 pslist
  volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 pstree
  volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 psxview

# Analyse réseau
  volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 netscan
  volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 netstat

# Détection malware
  volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 malfind
  volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 hollowfind
```

@ Plugins Spécialisés

Plugin	Usage	Sortie
pslist	Liste processus	PID, PPID, nom, temps
netscan	Connexions réseau	IP, ports, état
malfind	Code injecté	Adresses, permissions
yarascan	Signatures YARA	Matches, offsets
timeliner	Timeline événements	Chronologie activité

Analyse Timeline avec Plaso

■ Workflow Complet

```
# Extraction timeline
    log2timeline.py timeline.plaso disk_image.dd

# Filtrage et analyse
    psort.py -o dynamic timeline.plaso > timeline.csv
```

```
psort.py -o xlsx timeline.plaso -w timeline.xlsx

# Recherche spécifique
psort.py timeline.plaso "date > '2025-06-01' and date < '2025-06-10'"</pre>
```

Sources d'Artefacts

- **Filesystem** MFT, journaux, métadonnées
- 📝 Registry Clés système, utilisateur, logiciels
- El Applications Browsers, email, messagerie
- **(f) Network** Logs connexions, proxy, DNS
- 🔐 Security Logs authentification, audit

Checklists de Terrain

Checklist Incident Majeur

Phase Initiale (0-30 min)

- [] 🚨 Confirmer incident Validation avec témoin
- [] S Noter timestamp Heure précise UTC
- [] **Alerter équipe** Notification DFIR team
- [] 🔒 Isoler systèmes Déconnexion contrôlée
- [] 📸 Documenter état Photos, screenshots
- [] **General Securiser scène** Accès restreint
- [] **Ouvrir ticket** Référence incident
- [] **1 Identifier contacts** Parties prenantes

Phase Investigation (30 min - 4h)

- [] HAcquérir mémoire Dump RAM complet
- [] 📁 **Préserver logs** Copie logs système
- [] Q Identifier IOCs Indicateurs compromission
- [] **Analyser réseau** Trafic suspect
- [] Créer timeline Chronologie événements
- [] 🔬 Analyser artefacts Preuves numériques
- [] **Documenter findings** Rapport préliminaire
- [] **@ Définir stratégie** Plan d'action

Phase Confinement (4h - 24h)

- [] **Implémenter confinement** Mesures isolation
- [] Surveiller propagation Monitoring étendu
- [] **Evaluer impact** Étendue compromission
- [] **Rechercher persistance** Mécanismes cachés
- [] **Communiquer status** Mise à jour direction
- [] Mettre à jour documentation Rapport détaillé
- [] Renforcer sécurité Mesures additionnelles

Checklist Acquisition Forensique

Préparation

- [] **X Vérifier outils** Write blockers, câbles
- [] Préparer stockage Disques destination
- [] **Préparer documentation** Formulaires custody
- [] **Sécuriser environnement** Zone contrôlée
- [] * Vérifier légalité Autorisations requises

Acquisition

- [] * Photographier système État initial
- [] **Connecter write blocker** Protection écriture
- [] Q Identifier support Type, taille, modèle
- [] Hancer acquisition Imagerie bit-à-bit
- [] Raculer hash Intégrité données
- [] **Documenter processus** Chain of custody
- [] Vérifier intégrité Validation hash
- [] **\(\overline{\pi}\) Étiqueter preuves** Identification unique

Ressources et Formation

***** Certifications Recommandées

Certification	Organisme	Niveau	Durée	Coût
GCIH	SANS	Intermédiaire	6 mois	\$ \$ \$
GCFA	SANS	Avancé	6 mois	\$ \$ \$

Certification	Organisme	Niveau	Durée	Coût
GNFA	SANS	Expert	6 mois	\$ \$ \$
CCE	IACIS	Intermédiaire	3 mois	\$ \$
EnCE	OpenText	Avancé	4 mois	\$ \$ \$

Lectures Essentielles

Livres de Référence

- Illustration "Incident Response & Computer Forensics" Luttgens, Pepe, Mandia
- III "The Art of Memory Forensics" Ligh, Case, Levy, Walters
- "Digital Forensics with Open Source Tools" Altheide, Carvey
- Imalware Analyst's Cookbook" Ligh, Adair, Hartstein, Richard
- III "Network Forensics" Davidoff, Ham

Ressources en Ligne

- S The DFIR Report Cas réels d'incidents
- SANS Reading Room Papers techniques
- NIST Publications Standards et guides
- S FIRST.org Communauté incident response
- S Volatility Labs Recherche memory forensics

X Laboratoires Pratiques

Lab Personnel

Setup environnement DFIR

🟠 VirtualBox/VMware - Hyperviseur

SIFT Workstation - Distribution DFIR

🏠 REMnux - Analyse malware

🏠 Kali Linux - Tests sécurité

🏠 Windows 10 - Système cible

Labs Cloud

- HackTheBox Blue team labs
- TryHackMe DFIR rooms
- CyberDefenders Blue team challenges
- LetsDefend SOC simulation

Contacts d'Urgence

🚨 Équipe DFIR Interne

Rôle	Contact	Téléphone	Email	Disponibilité
DFIR Lead	John Doe	+33 6 XX XX XX XX	john.doe@company.com	24/7
Forensics Expert	Jane Smith	+33 6 XX XX XX XX	jane.smith@company.com	8h-20h
Malware Analyst	Bob Wilson	+33 6 XX XX XX XX	bob.wilson@company.com	9h-18h
Network Analyst	Alice Brown	+33 6 XX XX XX XX	alice.brown@company.com	24/7

Contacts Externes

Service	Contact	Téléphone	Utilisation
ANSSI	CERT-FR	+33 1 XX XX XX XX	Incidents majeurs
Police	BEFTI	+33 1 XX XX XX XX	Cybercrimes
Assurance	Cyber Assur	+33 1 XX XX XX XX	Déclaration sinistre
Juridique	Cabinet Legal	+33 1 XX XX XX XX	Aspects légaux

Annexes

Glossaire

Terme	Définition
APT	Advanced Persistent Threat - Menace persistante avancée
IOC	Indicator of Compromise - Indicateur de compromission

Terme	Définition	
TTPs	Tactics, Techniques, Procedures - Tactiques, techniques, procédures	
YARA	Yet Another Recursive Acronym - Outil de détection malware	
SIEM	Security Information and Event Management	
EDR	Endpoint Detection and Response	
SOAR	Security Orchestration, Automation and Response	

Métriques DFIR

Métrique	Objectif	Mesure
MTTD	Mean Time To Detection	< 24 heures
MTTR	Mean Time To Response	< 4 heures
МТТС	Mean Time To Containment	< 2 heures
MTTE	Mean Time To Eradication	< 48 heures

PARTIE I - FONDAMENTAUX DFIR

Objectif: Établir les bases théoriques et pratiques du DFIR avec les frameworks standards, aspects légaux et outils essentiels.

Chapitre 1: Introduction au DFIR

Le Digital Forensics and Incident Response (DFIR) représente une discipline cruciale dans la cybersécurité moderne, combinant l'investigation numérique et la réponse aux incidents pour protéger les organisations contre les menaces cybernétiques. Cette approche intégrée permet non seulement de réagir efficacement aux incidents de sécurité, mais aussi de comprendre les méthodes d'attaque pour renforcer les défenses futures.

The Chapitre 2: Frameworks et Méthodologies

Les frameworks DFIR fournissent une structure méthodologique éprouvée pour gérer les incidents de sécurité. Le NIST Cybersecurity Framework 2.0 et la méthodologie SANS PICERL constituent les références standards de l'industrie, offrant des approches complémentaires pour la préparation, détection, analyse, confinement, éradication, récupération et retour d'expérience.

🔒 Chapitre 3: Aspects Légaux et Chain of Custody

La préservation de l'intégrité des preuves numériques constitue un aspect fondamental de toute investigation forensique. La chaîne de custody (chaîne de possession) garantit que les preuves collectées restent admissibles devant un tribunal et maintiennent leur valeur probante tout au long du processus d'investigation.

X Chapitre 4: Outils Essentiels

L'arsenal d'outils DFIR comprend des solutions commerciales premium comme Magnet AXIOM et Cellebrite UFED, ainsi que des alternatives open source comme Autopsy et Volatility. Le choix des outils dépend du type d'investigation, du budget disponible et du niveau d'expertise requis.

© PARTIE II - PROCÉDURES OPÉRATIONNELLES

Objectif: Détailler les procédures opérationnelles pour chaque phase du cycle de vie DFIR selon la méthodologie SANS PICERL.

Chapitre 5: Phase de Préparation

La préparation constitue la phase la plus critique du cycle DFIR, établissant les fondations nécessaires pour une réponse efficace aux incidents. Cette phase comprend la formation des équipes, la définition des procédures, le déploiement des outils et la création des playbooks spécialisés.

Chapitre 6: Phase d'Identification et Détection

L'identification rapide et précise des incidents de sécurité détermine l'efficacité de toute la réponse. Cette phase implique la surveillance continue, l'analyse des alertes, la classification des incidents et la notification des parties prenantes selon des procédures établies.



Chapitre 7: Phase de Confinement

Le confinement vise à arrêter la propagation de l'incident tout en préservant les preuves pour l'investigation. Cette phase critique nécessite un équilibre délicat entre l'isolation des systèmes compromis et le maintien de la continuité d'activité.

Chapitre 8: Phase d'Éradication

L'éradication consiste à supprimer complètement la menace de l'environnement, corriger les vulnérabilités exploitées et renforcer les mesures de sécurité pour prévenir une réinfection. Cette phase nécessite une approche méthodique et des tests approfondis.

🔄 Chapitre 9: Phase de Récupération

La récupération vise à restaurer les services normaux tout en maintenant une surveillance renforcée pour détecter toute activité résiduelle. Cette phase inclut la validation de l'intégrité des systèmes et la mise en place de mesures de monitoring additionnelles.



Chapitre 10: Phase de Leçons Apprises

L'analyse post-incident permet d'améliorer continuellement les capacités DFIR en identifiant les points d'amélioration, en mettant à jour les procédures et en renforçant la formation des équipes.

💼 PARTIE III - CAS PRATIQUES DÉTAILLÉS

Objectif: Présenter des scénarios d'investigation réalistes avec des procédures détaillées et des exemples concrets d'analyse forensique.

Chapitre 11: Incidents Ransomware

Les attaques ransomware représentent l'une des menaces les plus critiques pour les organisations modernes. L'investigation de ces incidents nécessite une approche méthodique pour identifier le vecteur d'infection, tracer la propagation et évaluer l'impact sur les données.

Chapitre 12: Attaques Phishing

Les campagnes de phishing sophistiquées constituent le vecteur d'attaque initial de nombreux incidents majeurs. L'analyse forensique de ces attaques implique l'examen des emails malveillants, l'investigation des URLs suspectes et la corrélation avec les activités post-compromission.

(f) Chapitre 13: Compromission de Serveurs Web

Les serveurs web exposés représentent des cibles privilégiées pour les attaquants. L'investigation de ces compromissions nécessite l'analyse des logs d'accès, l'examen des fichiers modifiés et l'identification des backdoors installées.

🔄 Chapitre 14: Mouvements Latéraux

Une fois l'accès initial obtenu, les attaquants cherchent à étendre leur présence dans le réseau. L'investigation des mouvements latéraux implique l'analyse des connexions réseau, l'examen des authentifications suspectes et la corrélation des activités entre systèmes.

Chapitre 15: Cryptominers et Malware Persistant

Les cryptominers représentent une menace persistante qui peut passer inaperçue pendant de longues périodes. L'investigation de ces infections nécessite l'analyse des performances système, l'examen des processus suspects et l'identification des mécanismes de persistance.



PARTIE IV - TECHNIQUES AVANCÉES

Objectif: Couvrir les techniques d'investigation forensique avancées pour l'analyse mémoire, timeline, réseau et reverse engineering.

© Chapitre 16: Analyse Forensique Mémoire

L'analyse de la mémoire vive fournit des informations cruciales sur l'état d'un système au moment de l'incident. Volatility et ses plugins spécialisés permettent d'extraire les processus, connexions réseau, et artefacts malveillants présents en mémoire.

One of the contract of the co

La reconstruction de la chronologie des événements constitue un élément central de toute investigation forensique. Plaso et log2timeline permettent de créer des timelines détaillées à partir de multiples sources d'artefacts.

(1) Chapitre 18: Analyse Réseau

L'investigation du trafic réseau révèle les communications malveillantes, les exfiltrations de données et les connexions de commande et contrôle. Wireshark, Zeek et NetworkMiner constituent les outils de référence pour cette analyse.

Chapitre 19: Reverse Engineering

L'analyse de malware nécessite des techniques de reverse engineering pour comprendre les fonctionnalités, identifier les IOCs et développer des signatures de détection. IDA Pro, Ghidra et x64dbg sont les outils standards pour cette discipline.

Chapitre 20: Investigation Cloud

L'investigation dans les environnements cloud présente des défis uniques liés à l'accès aux logs, la préservation des preuves et la corrélation d'événements distribués. Chaque plateforme cloud nécessite une approche spécialisée.

PARTIE V - DFIR NOUVELLE GÉNÉRATION

Objectif: Couvrir les menaces émergentes et les techniques d'investigation avancées pour les environnements modernes (APT, Cloud, Mobile, IA/ML).

© Chapitre 21: APT et Supply Chain Attacks

"Les APT ne sont pas des attaques, ce sont des campagnes d'espionnage de longue durée."

Les Advanced Persistent Threats (APT) et les attaques de supply chain représentent les menaces les plus sophistiquées et dangereuses du paysage cybersécuritaire actuel. Ces attaques nécessitent des approches d'investigation spécialisées et une compréhension approfondie des tactiques, techniques et procédures (TTPs) employées par les acteurs étatiques et les groupes criminels organisés.

Caractéristiques des APT

Définition et Profil

Les Advanced Persistent Threats se caractérisent par plusieurs éléments distinctifs qui les différencient des cyberattaques conventionnelles. Premièrement, la **persistance temporelle** constitue leur signature principale : ces campagnes s'étendent sur des mois, voire des années, avec des acteurs qui maintiennent un accès discret aux systèmes compromis. Cette longévité permet aux attaquants de collecter des renseignements de manière continue et d'adapter leurs techniques en fonction de l'évolution de l'environnement cible.

La **sophistication technique** représente un autre pilier fondamental des APT. Les acteurs utilisent des outils sur mesure, des exploits zero-day, et des techniques d'évasion avancées qui leur permettent de contourner les défenses traditionnelles. Cette sophistication se manifeste également dans leur capacité à développer des infrastructures de commande et contrôle (C2) résilientes et à implémenter des mécanismes de persistance multiples.

L'**objectif stratégique** distingue également les APT des attaques opportunistes. Plutôt que de chercher un gain financier immédiat, ces campagnes visent généralement l'espionnage industriel, le vol de propriété intellectuelle, la collecte de renseignements géopolitiques, ou la préparation d'opérations de sabotage. Cette orientation stratégique

justifie les investissements considérables en temps et ressources que nécessitent ces opérations.

Acteurs et Attribution

L'écosystème des APT comprend principalement des acteurs étatiques qui opèrent dans le cadre de programmes de cyber-espionnage nationaux. Les groupes les plus actifs incluent les APT chinois (APT1, APT40, APT41), russes (APT28, APT29, Cozy Bear), nord-coréens (Lazarus Group, APT38), et iraniens (APT33, APT34, APT39). Chaque nation développe des spécialités distinctes : la Chine se concentre sur l'espionnage industriel et technologique, la Russie privilégie les opérations d'influence et de déstabilisation, la Corée du Nord combine espionnage et activités financières illicites, tandis que l'Iran cible principalement les infrastructures critiques et les dissidents.

Les groupes criminels organisés représentent une catégorie émergente d'acteurs APT, particulièrement dans le domaine du ransomware-as-a-service. Des organisations comme Conti, REvil, ou DarkSide ont démontré des capacités techniques et opérationnelles comparables aux acteurs étatiques, tout en maintenant des motivations principalement financières.

Cas Pratique APT: Framework P8 (OceanLotus/APT32)

Contexte Opérationnel

Le framework P8 représente une évolution significative dans les capacités d'OceanLotus (APT32), un groupe d'espionnage vietnamien actif depuis 2012. Cette campagne, découverte en 2022 et analysée en détail par Kaspersky en 2024, illustre parfaitement la sophistication croissante des outils APT et leur adaptation aux environnements de sécurité modernes.

Profil de la Campagne: - Acteur: OceanLotus/APT32 (attribution avec confiance moyenne) - Période: 2022-2024 (campagne continue) - Cibles Principales: Secteur financier vietnamien (80%), immobilier (20%) - Géographie: Vietnam principalement, quelques cibles en Asie du Sud-Est - Objectif: Espionnage économique et collecte de renseignements financiers

Analyse Technique du Framework P8

Architecture et Composants

Le framework P8 présente une architecture modulaire sophistiquée basée sur le projet open source C2Implant, mais considérablement modifié et amélioré. L'architecture comprend plusieurs composants clés qui démontrent un niveau d'ingénierie avancé.

Le loader de première étape constitue le point d'entrée initial du framework. Ce composant, le seul à persister sur le disque, utilise des techniques de side-loading DLL pour s'exécuter de manière furtive. Remarquablement, les attaquants ont choisi d'utiliser une version obsolète du Kaspersky Removal Tool comme vecteur de sideloading, exploitant la confiance accordée aux outils de sécurité légitimes.

Le **système de plugins** représente le cœur de l'innovation du framework P8. Contrairement aux malwares traditionnels, tous les plugins (à l'exception du loader initial et du plugin PipeShell) sont téléchargés depuis le serveur C2 et chargés directement en mémoire, ne laissant aucune trace sur le disque. Cette approche "fileless" complique considérablement la détection et l'analyse forensique.

Plugins et Fonctionnalités

L'analyse a révélé 12 plugins distincts, chacun spécialisé dans des fonctions spécifiques de l'opération d'espionnage. Cette modularité permet aux opérateurs de déployer uniquement les capacités nécessaires pour chaque phase de l'attaque, réduisant ainsi l'empreinte détectable.

Les plugins de mouvement latéral exploitent des vulnérabilités SMB et des failles dans les pilotes d'imprimante pour se propager à travers le réseau. Ces techniques, bien que connues, sont implémentées avec des modifications qui permettent d'éviter les signatures de détection standard.

Les **plugins d'exfiltration** présentent une approche particulièrement sophistiquée avec deux composants distincts : un plugin optimisé pour les petits fichiers qui utilise le canal C2 principal, et un second plugin dédié aux gros volumes de données qui établit des connexions vers des serveurs d'exfiltration séparés. Cette séparation permet de réduire la charge sur l'infrastructure C2 principale tout en maintenant la discrétion des opérations.

Les plugins de collecte incluent des capacités de capture d'écran, de vol de credentials, de gestion de fichiers, et d'énumération système. Chaque plugin implémente ses propres mécanismes d'évasion et de chiffrement, rendant l'analyse individuelle complexe.



🕵 Investigation Forensique Spécialisée

Défis d'Investigation

L'investigation des campagnes P8 présente des défis uniques qui nécessitent des approches forensiques adaptées. La nature "fileless" de la plupart des composants signifie que l'analyse traditionnelle basée sur les artefacts disque est largement inefficace.

La **volatilité des preuves** constitue le défi principal. Les plugins étant chargés uniquement en mémoire, un redémarrage système efface la majorité des preuves directes. Cette contrainte impose une approche d'acquisition mémoire immédiate et des techniques d'analyse de mémoire vive avancées.

La **sophistication de l'évasion** complique également l'investigation. Le framework implémente des techniques anti-forensiques incluant le chiffrement des communications, l'obfuscation du code, et des mécanismes de détection d'environnements d'analyse. Ces mesures nécessitent des outils et techniques spécialisés pour être contournées.

Techniques d'Investigation Recommandées

Acquisition Mémoire Prioritaire:

```
# Acquisition mémoire immédiate avec LiME (Linux)
sudo insmod lime-$(uname -r).ko "path=/mnt/evidence/memory.lime
format=lime"

# Acquisition Windows avec DumpIt
DumpIt.exe /output E:\evidence\memory.dmp /quiet

# Vérification intégrité
sha256sum /mnt/evidence/memory.lime > /mnt/evidence/
memory.lime.sha256
```

Analyse Volatility Spécialisée:

```
# Détection processus cachés et injectés
volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 psxview
volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 malfind

# Analyse des connexions réseau
volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 netscan
volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 netstat

# Extraction des artefacts P8
volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 yarascan -y
p8_signatures.yar
volatility -f memory.dmp --profile=Win10x64 dumpfiles -D
extracted/
```

Analyse des Communications C2:

```
# Capture et analyse trafic réseau
tcpdump -i eth0 -w p8_traffic.pcap host [C2_IP]
```

```
tshark -r p8_traffic.pcap -Y "tcp.port == 443" -T fields -e
frame.time -e ip.src -e ip.dst

# Déchiffrement communications (si clés disponibles)
openssl s_client -connect [C2_IP]:443 -showcerts
```

Indicateurs de Compromission (IOCs)

Туре	Valeur
Hash SHA256	a1b2c3d4e5f6
Domain	<pre>update-service[.]com</pre>
IP	185.234.72.45
Registry Key	HKLM\SOFTWARE\Microsoft\Windows\CurrentVersion\Run\KasperskyUpdate
File Path	%TEMP%\kaspersky_tool.exe
Mutex	Global\P8_Mutex_2024

Supply Chain Attacks: Anatomie et Investigation

Évolution et Tendances

Les attaques de supply chain ont connu une croissance exponentielle ces dernières années, avec une augmentation de 28% des packages malveillants dans les repositories open source en 2023 selon ReversingLabs. Cette tendance s'explique par plusieurs facteurs convergents qui rendent ces attaques particulièrement attractives pour les cybercriminels.

La **démocratisation du développement logiciel** et l'adoption massive de composants open source ont créé un écosystème complexe de dépendances où une seule vulnérabilité peut affecter des milliers d'applications. Cette interconnexion, bien qu'elle accélère l'innovation, crée également des surfaces d'attaque étendues que les acteurs malveillants exploitent de plus en plus systématiquement.

La **sophistication croissante des attaquants** se manifeste par leur capacité à mener des opérations de longue durée, comme l'illustre le cas XZ Utils en 2024 où l'attaquant a passé des années à établir sa crédibilité dans la communauté avant d'introduire le backdoor. Cette patience stratégique démontre une évolution vers des approches plus subtiles et durables.

© Cas Pratique: Attaque SolarWinds (Analyse Forensique)

Contexte et Impact

L'attaque SolarWinds de 2020 reste l'exemple paradigmatique d'une supply chain attack réussie, affectant plus de 18,000 organisations incluant des agences gouvernementales américaines critiques et des entreprises Fortune 500. L'analyse forensique de cet incident révèle des techniques sophistiquées qui ont redéfini les standards de sécurité pour l'industrie du logiciel.

Métriques d'Impact: - Organisations Affectées: 18,000+ (SolarWinds Orion installé) - Compromissions Confirmées: 100+ organisations de haute valeur - Durée de Compromission: 9+ mois non détectés - Coût Estimé: 100+ millions USD (remédiation directe) - Temps de Récupération: 12-18 mois pour certaines organisations

Timeline Détaillée de l'Attaque

Phase 1: Reconnaissance et Accès Initial (Septembre 2019) Les attaquants, attribués au groupe APT29 (Cozy Bear), ont initié leur campagne par une phase de reconnaissance approfondie de l'infrastructure SolarWinds. Cette phase a inclus l'identification des systèmes de développement, des processus de build, et des mécanismes de distribution des mises à jour.

L'accès initial a été obtenu par compromission des credentials de développeurs via des attaques de spear-phishing ciblées. Les attaquants ont utilisé des domaines typosquattés imitant des services légitimes pour collecter les identifiants d'authentification.

Phase 2: Établissement de Persistance (Octobre 2019 - Février 2020) Une fois l'accès initial établi, les attaquants ont passé plusieurs mois à comprendre l'environnement de développement SolarWinds et à identifier les points d'injection optimaux. Cette phase a inclus l'analyse du code source d'Orion, la compréhension des processus de build automatisés, et l'identification des mécanismes de signature de code.

Les attaquants ont établi plusieurs mécanismes de persistance incluant des comptes de service compromis, des tâches planifiées malveillantes, et des modifications subtiles des scripts de build. Cette redondance a assuré la continuité de l'accès même en cas de découverte partielle.

Phase 3: Injection du Code Malveillant (Mars 2020) L'injection du backdoor SUNBURST dans le code source d'Orion représente le point culminant de la sophistication technique de cette attaque. Le code malveillant a été intégré de manière à paraître légitime, utilisant des noms de variables et des structures de code cohérents avec le style de développement existant.

Le backdoor implémente plusieurs mécanismes d'évasion incluant une période de dormance de deux semaines, des vérifications d'environnement pour éviter les sandbox d'analyse, et un système de communication C2 qui imite le trafic légitime d'Orion.

Investigation Forensique Post-Incident

Défis d'Investigation Uniques:

L'investigation de l'attaque SolarWinds a présenté des défis sans précédent pour la communauté forensique. La **légitimité apparente** du code malveillant, signé avec des certificats valides et distribué via les canaux officiels, a rendu la détection initiale extrêmement difficile.

La **distribution massive** du code compromis a créé un défi d'échelle où les investigateurs ont dû analyser des milliers d'environnements potentiellement compromis simultanément. Cette situation a nécessité le développement de nouvelles méthodologies d'investigation distribuée et de partage d'IOCs en temps réel.

Techniques d'Investigation Développées:

```
# Détection SUNBURST via analyse statique
yara -r sunburst_rules.yar /path/to/orion/
grep -r "SUNBURST" /var/log/orion/

# Analyse des communications C2
netstat -an | grep -E "(avsvmcloud|digitalcollege|
freescanonline)"
tcpdump -i any -w sunburst_traffic.pcap host avsvmcloud.com

# Recherche d'artefacts de persistance
find /etc/cron* -name "*" -exec grep -l "solarwinds\|orion" {}

\';
systemctl list-units --type=service | grep -i solar
```

Analyse des Logs Spécialisée:

```
# Extraction timeline d'activité suspecte
grep "SolarWinds.Orion.Core.BusinessLayer.dll" /var/log/syslog
awk '/SUNBURST/ {print $1, $2, $3, $NF}' /var/log/orion/
orion.log
```

```
# Corrélation avec authentifications anormales
grep -E "(login|auth)" /var/log/auth.log | grep -v
"normal_users"
```

Méthodologie d'Investigation Supply Chain

Framework d'Analyse

L'investigation des attaques de supply chain nécessite une approche méthodologique spécifique qui diffère significativement des investigations d'incidents traditionnelles. Cette méthodologie doit prendre en compte la complexité des chaînes de dépendances logicielles et la nature souvent subtile des modifications malveillantes.

Phase 1: Cartographie de la Supply Chain La première étape consiste à établir une cartographie complète de la chaîne d'approvisionnement logicielle de l'organisation. Cette cartographie doit inclure tous les composants tiers, leurs versions, leurs sources de distribution, et leurs mécanismes de mise à jour.

```
# Inventaire des composants installés
dpkg -l | grep -E "(solar|orion)" > installed_packages.txt
rpm -qa | grep -E "(solar|orion)" >> installed_packages.txt

# Analyse des dépendances
ldd /usr/bin/suspicious_binary
objdump -p /usr/bin/suspicious_binary | grep NEEDED
```

Phase 2: Analyse de l'Intégrité L'analyse de l'intégrité vise à identifier les modifications non autorisées dans les composants logiciels. Cette analyse doit comparer les versions installées avec les versions de référence connues et identifier les écarts.

```
# Vérification des signatures
gpg --verify package.sig package.tar.gz
openssl dgst -sha256 -verify pubkey.pem -signature package.sig
package.tar.gz

# Comparaison avec versions de référence
diff -r /reference/version/ /installed/version/
find /installed/version/ -newer /reference/timestamp -type f
```

Phase 3: Analyse Comportementale L'analyse comportementale se concentre sur l'identification d'activités anormales qui pourraient indiquer la présence de code malveillant. Cette analyse doit examiner les communications réseau, les accès fichiers, et les interactions système.

```
# Monitoring des communications réseau
netstat -tulpn | grep ESTABLISHED
ss -tuln | grep :443
lsof -i -P -n | grep LISTEN

# Analyse des accès fichiers
auditctl -w /sensitive/directory/ -p rwxa -k
supply_chain_monitor
ausearch -k supply_chain_monitor -ts recent
```

Outils Spécialisés

SBOM (Software Bill of Materials) Analysis:

```
# Génération SBOM avec Syft
syft packages dir:/path/to/application -o spdx-json >
application.sbom.json

# Analyse vulnérabilités avec Grype
grype sbom:application.sbom.json -o table

# Vérification intégrité avec in-toto
in-toto-verify --layout root.layout --layout-keys key.pub
```

Supply Chain Security Tools:

```
# Analyse avec SLSA framework
slsa-verifier verify-artifact --provenance-path provenance.json
artifact.tar.gz

# Vérification Sigstore
cosign verify --key cosign.pub image:tag

# Analyse avec Trivy
trivy fs --security-checks vuln,config /path/to/project
```

📊 Métriques et KPIs APT/Supply Chain

© Indicateurs de Performance

L'évaluation de l'efficacité des défenses contre les APT et les attaques de supply chain nécessite des métriques spécialisées qui reflètent la nature unique de ces menaces. Ces métriques doivent capturer à la fois les aspects techniques et opérationnels de la détection et de la réponse.

Métrique	Objectif APT	Objectif Supply Chain	Méthode de Mesure
Time to Detection (TTD)	< 30 jours	< 7 jours	Temps entre compromission et détection
Dwell Time	< 90 jours	< 30 jours	Durée de présence non détectée
False Positive Rate	< 5%	< 2%	Alertes incorrectes / Total alertes
Coverage Rate	> 95%	> 99%	Composants monitorés / Total composants
Attribution Accuracy	> 80%	> 70%	Attributions correctes / Total attributions

Métriques de Maturité

Niveau 1 - Réactif: - Détection basée sur signatures connues - Investigation manuelle post-incident - Réponse ad-hoc sans processus formalisé

Niveau 2 - Proactif: - Détection comportementale implémentée - Processus d'investigation standardisés - Threat hunting occasionnel

Niveau 3 - Prédictif: - Intelligence artificielle pour détection - Threat hunting continu et automatisé - Réponse orchestrée et automatisée

Niveau 4 - Adaptatif: - Détection auto-apprenante - Réponse autonome avec supervision humaine - Intégration complète threat intelligence

Tatégies de Défense Avancées

Threat Hunting Spécialisé

Le threat hunting pour les APT et les attaques de supply chain nécessite des approches spécialisées qui vont au-delà des techniques de hunting traditionnelles. Ces approches doivent prendre en compte la sophistication des adversaires et leur capacité à évoluer rapidement.

Hunting Hypotheses pour APT:

```
# Recherche de persistance avancée
find /etc/systemd/system/ -name "*.service" -newer /var/log/
lastlog
grep -r "WMI" /var/log/ | grep -E "(process|event)"

# Détection de living-off-the-land
ps aux | grep -E "(powershell|wmic|rundll32)" | grep -v
"normal_process"
netstat -an | grep -E ":443|:80" | awk '{print $5}' | sort |
uniq -c | sort -nr
```

Supply Chain Hunting:

```
# Recherche de modifications non autorisées
find /usr/bin/ -newer /var/log/dpkg.log -type f
rpm -Va | grep "^..5"

# Détection de communications suspectes
tcpdump -i any -c 1000 -w hunting.pcap
tshark -r hunting.pcap -Y "dns" -T fields -e dns.qry.name |
sort | uniq -c | sort -nr
```

in Automatisation et Orchestration

L'automatisation joue un rôle crucial dans la défense contre les APT et les attaques de supply chain, permettant de traiter le volume et la complexité de ces menaces à l'échelle requise.

SOAR Playbooks Spécialisés:

```
# Playbook APT Detection
name: "APT_Investigation_Workflow"
triggers:
    - high_confidence_apt_alert
actions:
    - isolate_affected_systems
    - collect_memory_dumps
    - extract_iocs
    - correlate_with_threat_intel
    - escalate_to_expert_team
```

Automated Response:

```
# Script d'isolation automatique
def isolate_apt_infected_host(host_ip):
    # Isolation réseau
```

```
firewall_rule = f"iptables -A INPUT -s {host_ip} -j DROP"
    execute_command(firewall_rule)

# Collection d'artefacts
    memory_dump = f"volatility -f {host_ip}_memory.dmp
imageinfo"
    execute_remote_command(host_ip, memory_dump)

# Notification équipe
    send_alert(f"Host {host_ip} isolated due to APT activity")
```

(AWS, Azure, GCP)

"Dans le cloud, les logs sont vos meilleurs amis - mais seulement si vous savez où les chercher."

L'investigation forensique dans les environnements cloud présente des défis uniques qui nécessitent une adaptation fondamentale des méthodologies traditionnelles. Contrairement aux infrastructures on-premises où les investigateurs ont un accès physique direct aux systèmes, le cloud impose une dépendance totale aux logs et aux APIs des fournisseurs. Cette transformation paradigmatique exige une compréhension approfondie des architectures cloud, des modèles de responsabilité partagée, et des spécificités de chaque plateforme.

Tondamentaux du DFIR Cloud

Modèle de Responsabilité Partagée

Le modèle de responsabilité partagée constitue le fondement conceptuel de toute investigation cloud. Ce modèle définit clairement les responsabilités entre le fournisseur cloud et le client, impactant directement les capacités d'investigation disponibles. Dans ce modèle, le fournisseur cloud assume la responsabilité de la sécurité "du" cloud (infrastructure physique, hyperviseurs, services managés), tandis que le client reste responsable de la sécurité "dans" le cloud (données, identités, configurations, applications).

Cette répartition des responsabilités influence profondément les stratégies d'investigation. Les investigateurs ne peuvent pas accéder directement aux logs d'infrastructure physique ou aux données de l'hyperviseur, mais doivent s'appuyer sur les interfaces et logs fournis par la plateforme cloud. Cette limitation apparente devient en réalité un avantage, car les fournisseurs cloud offrent des capacités de logging et de

monitoring souvent supérieures à ce qui serait économiquement viable dans un environnement on-premises.

🔄 Défis Spécifiques au Cloud

L'éphémérité des ressources représente l'un des défis majeurs du DFIR cloud. Les instances peuvent être créées, modifiées et détruites en quelques minutes, emportant avec elles des preuves potentielles. Cette volatilité exige une approche proactive de la collecte de logs et une compréhension fine des mécanismes de persistance des données dans chaque service cloud.

La **scalabilité dynamique** complique également l'investigation. Les environnements cloud peuvent s'étendre automatiquement en réponse à la charge, créant de nouvelles surfaces d'attaque et de nouveaux points de collecte de données. Les investigateurs doivent comprendre les mécanismes d'auto-scaling et leurs implications sur la distribution des logs et des artefacts.

La **complexité des architectures multi-services** constitue un autre défi significatif. Les applications cloud modernes utilisent souvent des dizaines de services différents (compute, storage, databases, messaging, etc.), chacun générant ses propres logs avec des formats et des niveaux de détail variables. Cette fragmentation nécessite une approche holistique de la corrélation des événements.

@ Avantages du Cloud pour le DFIR

Paradoxalement, le cloud offre également des avantages uniques pour l'investigation forensique. La **centralisation des logs** permet une collecte et une analyse plus systématiques que dans les environnements distribués traditionnels. Les fournisseurs cloud investissent massivement dans des infrastructures de logging capables de traiter des volumes de données considérables avec une latence minimale.

L'**immutabilité des logs** constitue un autre avantage majeur. Une fois écrits dans les systèmes de logging cloud, les événements ne peuvent généralement pas être modifiés par les utilisateurs, préservant ainsi l'intégrité des preuves. Cette caractéristique est particulièrement précieuse dans les investigations où l'intégrité des données est cruciale.

La **granularité temporelle** des logs cloud est également remarquable. Les événements sont souvent horodatés avec une précision de la milliseconde et corrélés automatiquement, facilitant la reconstruction de timelines détaillées.

AWS DFIR: Amazon Web Services

Architecture de Logging AWS

Amazon Web Services propose un écosystème de logging sophistiqué centré autour de plusieurs services complémentaires. Cette architecture multi-services permet une couverture complète des activités dans l'environnement AWS, depuis les appels d'API jusqu'au trafic réseau en passant par les métriques applicatives.

CloudTrail constitue la pierre angulaire de l'audit AWS. Ce service enregistre tous les appels d'API effectués dans l'environnement AWS, créant un journal d'audit complet des actions administratives. CloudTrail capture non seulement l'action effectuée, mais aussi l'identité de l'appelant, l'adresse IP source, l'horodatage précis, et les paramètres de l'appel. Cette richesse d'informations en fait un outil indispensable pour comprendre la séquence d'événements lors d'un incident.

CloudWatch Logs fonctionne comme un agrégateur central capable d'ingérer des logs provenant de sources diverses. Les instances EC2, les fonctions Lambda, les services managés, et même les applications personnalisées peuvent envoyer leurs logs vers CloudWatch. Cette centralisation facilite la corrélation d'événements provenant de différentes couches de l'infrastructure.

VPC Flow Logs capturent les métadonnées du trafic réseau transitant par les interfaces réseau virtuelles. Ces logs incluent les adresses IP source et destination, les ports, les protocoles, et les actions (ACCEPT/REJECT). Bien qu'ils ne contiennent pas le contenu des paquets, ils fournissent des informations précieuses sur les patterns de communication et les tentatives de connexion.

Cas Pratique AWS: Investigation d'une Compromission EC2

Contexte de l'Incident

Considérons un scénario d'investigation réaliste : une instance EC2 hébergeant une application web critique présente des signes de compromission. Les alertes de sécurité indiquent des connexions sortantes suspectes vers des adresses IP externes non autorisées, ainsi que des modifications non planifiées de la configuration de l'instance.

Lindicateurs Initiaux: - Trafic sortant vers des IPs géolocalisées dans des pays à risque - Augmentation anormale de l'utilisation CPU et réseau - Modifications des groupes de sécurité sans autorisation - Création de nouveaux utilisateurs IAM suspects

Phase 1: Collecte des Logs CloudTrail

La première étape consiste à extraire et analyser les logs CloudTrail pour identifier les actions administratives suspectes. Cette analyse permet de comprendre comment l'attaquant a pu obtenir et escalader ses privilèges.

```
# Extraction des événements CloudTrail pour la période suspecte
aws logs filter-log-events \
    --log-group-name CloudTrail/AWSLogs \
    --start-time 1640995200000 \
    --end-time 1641081600000 \
    --filter-pattern "{ $.sourceIPAddress != \"10.0.*\" &&
$.sourceIPAddress != \"172.16.*\" }" \
    --output json > cloudtrail external ips.json
# Analyse des événements de création/modification d'utilisateurs
aws logs filter-log-events \
    --log-group-name CloudTrail/AWSLogs \
    --filter-pattern "{ $.eventName = CreateUser || $.eventName
= AttachUserPolicy || $.eventName = PutUserPolicy }" \
    --output json > iam modifications.json
# Recherche des modifications de groupes de sécurité
aws logs filter-log-events \
    --log-group-name CloudTrail/AWSLogs \
    --filter-pattern "{ $.eventName =
AuthorizeSecurityGroupIngress || $.eventName =
AuthorizeSecurityGroupEgress }" \
    --output json > security group changes.json
```

Phase 2: Analyse des VPC Flow Logs

L'analyse des VPC Flow Logs permet d'identifier les patterns de communication anormaux et de tracer les connexions réseau suspectes.

```
destination, srcport, destport, protocol, packets, bytes,
windowstart, windowend, action=\"REJECT\"]" \
    --output json > rejected_connections.json

# Identification des scans de ports
awk '$11 == "REJECT" && $7 > 1000 {print $4, $5, $6}'
vpc_flow_logs.txt | sort | uniq -c | sort -nr | head -20
```

Phase 3: Investigation des Logs Applicatifs

Les logs applicatifs stockés dans CloudWatch Logs fournissent des détails sur les activités au niveau de l'application et du système d'exploitation.

```
# Recherche de patterns d'attaque web communs
aws logs filter-log-events \
    --log-group-name /aws/ec2/apache-access \
   $.request uri = \"*<script>*\" || $.request uri = \"*union
select*\" }" \
    --output json > web attacks.json
# Analyse des authentifications suspectes
aws logs filter-log-events \
    --log-group-name /aws/ec2/auth \
   --filter-pattern "{ $.message = \"*Failed password*\" ||
$.message = \"*Invalid user*\" }" \
    --output json > failed auth.json
# Recherche d'exécution de commandes suspectes
aws logs filter-log-events \
    --log-group-name /aws/ec2/syslog \
   --filter-pattern "{ $.message = \"*wget*\" || $.message =
\"*curl*\" || $.message = \"*nc -*\" || $.message = \"*/tmp/
*\" }" \
    --output json > suspicious commands.json
```

Phase 4: Corrélation et Timeline

La corrélation des événements provenant de différentes sources permet de reconstituer la timeline complète de l'attaque.

```
timeline unifiée
    timeline = []
    # Traitement des événements CloudTrail
    with open(cloudtrail file, 'r') as f:
        cloudtrail data = json.load(f)
        for event in cloudtrail data['events']:
            timeline.append({
                 'timestamp': event['eventTime'],
                 'source': 'CloudTrail',
                 'event name': event['eventName'],
                 'source ip': event.get('sourceIPAddress', 'N/
Α'),
                'user identity': event.get('userIdentity',
{}).get('userName', 'N/A'),
                 'details': event
            })
    # Traitement des VPC Flow Logs
    with open(vpc logs file, 'r') as f:
        vpc data = json.load(f)
        for event in vpc data['events']:
            message parts = event['message'].split()
            if len(message parts) >= 14:
                timeline.append({
                     'timestamp':
datetime.datetime.fromtimestamp(int(message parts[10])).isoformat(),
                     'source': 'VPC Flow Logs',
                     'event name': 'Network Connection',
                     'source ip': message parts[3],
                     'dest ip': message parts[4],
                     'action': message parts[12],
                     'details': event
                })
    # Tri par timestamp
    timeline.sort(key=lambda x: x['timestamp'])
    return timeline
# Génération du rapport d'investigation
def generate investigation report(timeline):
    Génère un rapport d'investigation structuré
    report = {
        'investigation summary': {
            'total events': len(timeline),
            'time range': {
                 'start': timeline[0]['timestamp'] if timeline
else 'N/A',
```

```
'end': timeline[-1]['timestamp'] if timeline
else 'N/A'
            }
        },
        'key findings': [],
        'timeline': timeline
    }
    # Analyse des patterns suspects
    external ips = set()
    suspicious commands = []
    privilege escalations = []
    for event in timeline:
        if event['source'] == 'VPC Flow Logs' and
event.get('action') == 'ACCEPT':
            dest ip = event.get('dest ip', '')
            if not (dest ip.startswith('10.') or
dest_ip.startswith('172.16.') or
dest ip.startswith('192.168.')):
                external ips.add(dest ip)
        if event['source'] == 'CloudTrail':
            if event['event name'] in ['CreateUser',
'AttachUserPolicy', 'PutUserPolicy']:
                privilege escalations.append(event)
    report['key findings'] = {
        'external communications': list(external ips),
        'privilege_escalations': len(privilege_escalations),
        'suspicious activities': len([e for e in timeline if
'suspicious' in str(e).lower()])
    }
    return report
```

Métriques et KPIs AWS DFIR

L'efficacité des investigations AWS peut être mesurée à travers plusieurs métriques spécifiques à l'environnement cloud.

Métrique	Objectif	Méthode de Calcul	Importance
Log Coverage Rate	> 95%	Services avec logging activé / Total services	Critique
CloudTrail Completeness	100%	Événements API capturés / Total événements API	Critique

Métrique	Objectif	Méthode de Calcul	Importance
VPC Flow Log Coverage	> 90%	Subnets avec Flow Logs / Total subnets	 Important
Mean Time to Log Availability	< 15 min	Temps entre événement et disponibilité log	 Important
Cross-Service Correlation Rate	> 80%	Événements corrélés / Total événements	Utile

(

Azure DFIR: Microsoft Azure

TArchitecture de Logging Azure

Microsoft Azure propose une approche de logging centralisée autour d'Azure Monitor, qui agrège les logs de l'ensemble de l'écosystème Azure. Cette centralisation simplifie la collecte et l'analyse, mais nécessite une compréhension fine des différents types de logs et de leurs configurations.

Azure Activity Logs enregistrent toutes les opérations de niveau subscription, incluant la création, modification et suppression de ressources. Ces logs sont automatiquement générés et ne peuvent pas être désactivés, garantissant une traçabilité complète des actions administratives. Chaque entrée inclut l'identité de l'appelant, l'horodatage, l'opération effectuée, et le résultat de l'opération.

Azure Resource Logs (anciennement Diagnostic Logs) capturent les activités au niveau des ressources individuelles. Contrairement aux Activity Logs, ces logs doivent être explicitement activés pour chaque ressource et type de log souhaité. Ils fournissent des détails sur les opérations internes des services Azure, comme les requêtes vers une base de données ou les accès à un coffre-fort de clés.

Microsoft Entra ID Logs (anciennement Azure AD Logs) se concentrent sur les activités d'identité et d'accès. Ils incluent les logs de connexion, les logs d'audit des modifications d'annuaire, et les logs de provisioning. Ces logs sont essentiels pour comprendre les patterns d'authentification et identifier les compromissions d'identité.

Configuration Optimale pour l'Investigation

La préparation d'un environnement Azure pour l'investigation nécessite une configuration proactive des différents services de logging. Cette configuration doit équilibrer la couverture complète des événements avec les considérations de coût et de performance.

Configuration des Diagnostic Settings:

```
# Activation des logs de diagnostic pour un Key Vault
az monitor diagnostic-settings create \
    --resource /subscriptions/{subscription-id}/resourceGroups/
{resource-group}/providers/Microsoft.KeyVault/vaults/{vault-
name \
    --name "KeyVault-Diagnostics" \
    --logs
'[{"category":"AuditEvent","enabled":true,"retentionPolicy":
{"enabled":true, "days":365}}]' \
    --workspace /subscriptions/{subscription-id}/resourceGroups/
{resource-group}/providers/Microsoft.OperationalInsights/
workspaces/{workspace-name}
# Configuration des logs pour Azure SQL Database
az monitor diagnostic-settings create \
    --resource /subscriptions/{subscription-id}/resourceGroups/
{resource-group}/providers/Microsoft.Sql/servers/{server-name}/
databases/{database-name} \
    --name "SQLDatabase-Diagnostics" \
    --logs '[{"category":"SQLInsights","enabled":true},
{"category": "AutomaticTuning", "enabled": true},
{"category":"QueryStoreRuntimeStatistics","enabled":true}]' \
    --workspace /subscriptions/{subscription-id}/resourceGroups/
{resource-group}/providers/Microsoft.OperationalInsights/
workspaces/{workspace-name}
# Activation des logs pour Azure Storage
az monitor diagnostic-settings create \
    --resource /subscriptions/{subscription-id}/resourceGroups/
{resource-group}/providers/Microsoft.Storage/storageAccounts/
{storage-account-name}/blobServices/default \
    --name "BlobStorage-Diagnostics" \
    --logs '[{"category":"StorageRead","enabled":true},
{"category": "StorageWrite", "enabled": true},
{"category": "StorageDelete", "enabled": true}]' \
    --workspace /subscriptions/{subscription-id}/resourceGroups/
{resource-group}/providers/Microsoft.OperationalInsights/
workspaces/{workspace-name}
```

Cas Pratique Azure: Investigation d'une Compromission Entra ID

Scénario d'Investigation

Un administrateur système remarque des activités suspectes dans l'environnement Azure de l'organisation. Plusieurs utilisateurs rapportent des connexions non autorisées à leurs comptes, et des modifications non planifiées ont été observées dans la configuration d'Azure AD. L'investigation doit déterminer l'étendue de la compromission et identifier les vecteurs d'attaque utilisés.

Indicateurs Initiaux: - Connexions depuis des géolocalisations inhabituelles - Augmentation du nombre d'échecs d'authentification - Création de nouveaux comptes de service non autorisés - Modifications des rôles et permissions d'utilisateurs existants - Accès à des ressources sensibles en dehors des heures normales

Phase 1: Analyse des Logs de Connexion Entra ID

L'analyse des logs de connexion constitue le point de départ de l'investigation. Ces logs révèlent les patterns d'authentification anormaux et les tentatives d'accès non autorisées.

```
// Requête KQL pour identifier les connexions suspectes
SigninLogs
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where ResultType != "0" // Échecs de connexion
| summarize FailedAttempts = count() by UserPrincipalName,
IPAddress, bin(TimeGenerated, 1h)
| where FailedAttempts > 10
| order by FailedAttempts desc
// Connexions depuis des pays inhabituels
SigninLogs
where TimeGenerated >= ago(7d)
| where ResultType == "0" // Connexions réussies
| where Location !in ("France", "United States") // Pays
autorisés
| project TimeGenerated, UserPrincipalName, IPAddress,
Location, ClientAppUsed, DeviceDetail
| order by TimeGenerated desc
// Connexions en dehors des heures de bureau
SigninLogs
where TimeGenerated >= ago(7d)
where ResultType == "0"
| extend Hour = datetime part("hour", TimeGenerated)
| where Hour < 8 or Hour > 18 // En dehors de 8h-18h
| project TimeGenerated, UserPrincipalName, IPAddress,
Location, ClientAppUsed
| order by TimeGenerated desc
// Analyse des applications utilisées pour les connexions
SigninLogs
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where ResultType == "0"
| summarize ConnectionCount = count() by ClientAppUsed,
UserPrincipalName
```

```
| where ClientAppUsed contains "PowerShell" or ClientAppUsed contains "Azure CLI" | order by ConnectionCount desc
```

Phase 2: Investigation des Modifications d'Audit

Les logs d'audit révèlent les modifications apportées à la configuration d'Azure AD et aux permissions des utilisateurs.

```
// Recherche des créations d'utilisateurs suspects
AuditLogs
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where OperationName == "Add user"
| extend InitiatedBy =
tostring(InitiatedBy.user.userPrincipalName)
| extend TargetUser =
tostring(TargetResources[0].userPrincipalName)
| project TimeGenerated, InitiatedBy, TargetUser, Result,
AdditionalDetails
| order by TimeGenerated desc
// Modifications de rôles et permissions
AuditLogs
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where OperationName in ("Add member to role", "Add app role
assignment to user", "Update user")
| extend InitiatedBy =
tostring(InitiatedBy.user.userPrincipalName)
| extend TargetUser =
tostring(TargetResources[0].userPrincipalName)
| extend ModifiedProperties =
tostring(TargetResources[0].modifiedProperties)
| project TimeGenerated, OperationName, InitiatedBy,
TargetUser, ModifiedProperties
| order by TimeGenerated desc
// Recherche des modifications de politiques de sécurité
AuditLogs
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where Category == "Policy"
| extend InitiatedBy =
tostring(InitiatedBy.user.userPrincipalName)
| project TimeGenerated, OperationName, InitiatedBy, Result,
AdditionalDetails
| order by TimeGenerated desc
// Analyse des accès aux applications sensibles
AuditLogs
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where OperationName contains "Consent to application"
```

```
| extend InitiatedBy =
tostring(InitiatedBy.user.userPrincipalName)
| extend TargetApp = tostring(TargetResources[0].displayName)
| project TimeGenerated, InitiatedBy, TargetApp, Result
| order by TimeGenerated desc
```

Phase 3: Corrélation avec les Logs de Ressources Azure

La corrélation avec les logs des ressources Azure permet d'identifier les actions effectuées après la compromission des comptes.

```
// Accès aux coffres-forts de clés
KeyVaultLogs
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where OperationName in ("SecretGet", "KeyGet",
"CertificateGet")
| join kind=inner (
    SigninLogs
    | where TimeGenerated >= ago(7d)
    | where ResultType == "0"
    | project UserPrincipalName, IPAddress, TimeGenerated
) on $left.CallerIPAddress == $right.IPAddress
| project TimeGenerated, OperationName, CallerIPAddress,
UserPrincipalName, ResourceId
| order by TimeGenerated desc
// Modifications de configuration des machines virtuelles
AzureActivity
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where CategoryValue == "Administrative"
| where OperationNameValue contains "Microsoft.Compute/
virtualMachines"
| where ActivityStatusValue == "Success"
| project TimeGenerated, OperationNameValue, Caller,
ResourceGroup, ResourceId
| order by TimeGenerated desc
// Accès aux données de stockage
StorageBlobLogs
| where TimeGenerated >= ago(7d)
| where OperationName in ("GetBlob", "PutBlob", "DeleteBlob")
| summarize OperationCount = count() by CallerIpAddress,
OperationName, bin(TimeGenerated, 1h)
| where OperationCount > 100 // Activité anormalement élevée
| order by TimeGenerated desc
```

Automatisation de l'Investigation Azure

L'automatisation des tâches d'investigation répétitives permet d'accélérer la réponse aux incidents et de réduire les erreurs humaines.

```
from azure.identity import DefaultAzureCredential
from azure.monitor.query import LogsQueryClient
import pandas as pd
import ison
class AzureForensicsAnalyzer:
    def init (self, workspace id):
        self.credential = DefaultAzureCredential()
        self.logs client = LogsQueryClient(self.credential)
        self.workspace id = workspace id
    def analyze suspicious logins(self, days back=7):
        Analyse les connexions suspectes dans Entra ID
        query = f"""
        SigninLogs
        | where TimeGenerated >= ago({days back}d)
        | where ResultType != "0" or Location !in ("France",
"United States")
        | project TimeGenerated, UserPrincipalName, IPAddress,
Location, ResultType, RiskLevelDuringSignIn
        | order by TimeGenerated desc
        response = self.logs client.query workspace(
            workspace id=self.workspace id,
            query=query
        )
        return self. process query results(response)
    def investigate privilege escalation(self, days back=7):
        Recherche les escalades de privilèges
        query = f"""
        AuditLogs
        | where TimeGenerated >= ago({days back}d)
        | where OperationName in ("Add member to role", "Add app
role assignment to user")
        | extend InitiatedBy =
tostring(InitiatedBy.user.userPrincipalName)
        | extend TargetUser =
tostring(TargetResources[0].userPrincipalName)
        | project TimeGenerated, OperationName, InitiatedBy,
```

```
TargetUser, Result
        order by TimeGenerated desc
        response = self.logs client.query workspace(
            workspace id=self.workspace id,
            query=query
        )
        return self. process query results(response)
    def correlate resource access(self, suspicious ips,
days back=7):
        Corrèle l'accès aux ressources avec les IPs suspectes
        ip_list = "', '".join(suspicious_ips)
        query = f"""
        union AzureActivity, KeyVaultLogs, StorageBlobLogs
        | where TimeGenerated >= ago({days back}d)
        | where CallerIpAddress in ('{ip list}') or
CallerIPAddress in ('{ip list}')
        | project TimeGenerated, OperationName, CallerIpAddress,
CallerIPAddress, ResourceId, ResourceGroup
        | order by TimeGenerated desc
        0.00
        response = self.logs client.query workspace(
            workspace id=self.workspace id,
            query=query
        )
        return self. process query results(response)
    def process query results(self, response):
        Traite les résultats de requête et les convertit en
DataFrame
        if response.status == "Success":
            data = []
            for table in response.tables:
                for row in table rows:
                    data.append(dict(zip(table.columns, row)))
            return pd.DataFrame(data)
        else:
            raise Exception(f"Query failed: {response.status}")
    def generate investigation report(self,
output file="azure investigation report.json"):
        Génère un rapport d'investigation complet
```

```
report = {
            "investigation metadata": {
                "timestamp": pd.Timestamp.now().isoformat(),
                "workspace id": self.workspace id,
                "analysis period": "7 days"
            "findings": {}
        }
        # Analyse des connexions suspectes
        suspicious logins = self.analyze suspicious logins()
        report["findings"]["suspicious logins"] = {
            "count": len(suspicious logins),
            "unique users":
suspicious logins['UserPrincipalName'].nunique() if not
suspicious logins.empty else 0,
            "unique ips":
suspicious logins['IPAddress'].nunique() if not
suspicious logins.empty else 0,
            "details": suspicious logins.to dict('records') if
not suspicious logins.empty else []
        }
        # Analyse des escalades de privilèges
        privilege escalations =
self.investigate privilege escalation()
        report["findings"]["privilege escalations"] = {
            "count": len(privilege escalations),
            "details": privilege escalations.to dict('records')
if not privilege escalations.empty else []
        }
        # Sauvegarde du rapport
        with open(output file, 'w') as f:
            json.dump(report, f, indent=2, default=str)
        return report
# Utilisation de l'analyseur
analyzer = AzureForensicsAnalyzer("your-workspace-id")
report = analyzer.generate investigation report()
print(f"Investigation completed. Found {report['findings']
['suspicious logins']['count']} suspicious logins.")
```

GCP DFIR: Google Cloud Platform

TARCHITECTURE de Logging GCP Unifiée

Google Cloud Platform se distingue par son approche unifiée du logging à travers Cloud Logging, qui centralise tous les logs de la plateforme dans un service unique. Cette centralisation simplifie considérablement la collecte et l'analyse des logs, mais nécessite une compréhension approfondie de l'architecture de stockage et des mécanismes de routage des logs.

Cloud Audit Logs constituent le cœur du système d'audit GCP. Ces logs sont automatiquement générés par tous les services GCP et capturent les activités administratives, les accès aux données, les événements système, et les violations de politiques. La richesse et la granularité de ces logs en font un outil puissant pour l'investigation forensique.

L'architecture de stockage GCP utilise un système de buckets prédéfinis qui organisent automatiquement les logs selon leur criticité et leur type. Le bucket _Required stocke les logs les plus critiques avec une rétention de 400 jours non modifiable, garantissant la disponibilité des preuves essentielles. Le bucket _Default contient les autres logs avec une rétention configurable, permettant d'adapter la stratégie de conservation aux besoins spécifiques de l'organisation.

Types de Logs et Leur Utilisation Forensique

Admin Activity Audit Logs enregistrent toutes les opérations qui modifient la configuration ou les métadonnées des ressources. Ces logs incluent la création de machines virtuelles, les modifications de politiques IAM, les changements de configuration réseau, et toutes les autres actions administratives. Ils sont toujours activés et ne peuvent pas être désactivés, garantissant une traçabilité complète des actions administratives.

Data Access Audit Logs capturent les accès aux données utilisateur et aux métadonnées des ressources. Ces logs sont désactivés par défaut (sauf pour BigQuery) en raison de leur volume potentiellement important, mais leur activation est cruciale pour une investigation complète. Ils révèlent qui a accédé à quelles données, quand, et depuis où.

System Event Audit Logs documentent les actions automatiques effectuées par les systèmes Google Cloud, comme les maintenances programmées, les redémarrages automatiques, ou les modifications de configuration initiées par la plateforme. Ces logs aident à distinguer les actions utilisateur des actions système lors de l'investigation.

Policy Denied Audit Logs enregistrent les tentatives d'accès refusées par les politiques de sécurité. Ces logs sont particulièrement précieux pour identifier les tentatives d'escalade de privilèges ou d'accès non autorisé aux ressources.

X Cas Pratique GCP: Investigation d'une Exfiltration de Données

Contexte de l'Incident

Une organisation utilisant GCP pour héberger ses applications critiques détecte une activité anormale dans ses buckets Cloud Storage. Les alertes de sécurité indiquent des téléchargements massifs de données sensibles en dehors des heures normales de travail. L'investigation doit déterminer l'étendue de l'exfiltration, identifier les vecteurs d'accès utilisés, et évaluer l'impact sur la confidentialité des données.

Indicateurs d'Alerte: - Volume de téléchargement anormalement élevé depuis Cloud Storage - Accès aux données depuis des adresses IP externes non autorisées - Utilisation d'API keys ou de comptes de service suspects - Activité en dehors des heures normales de travail - Accès à des buckets contenant des données sensibles

Phase 1: Analyse des Cloud Audit Logs

L'investigation commence par l'analyse des Cloud Audit Logs pour identifier les activités suspectes liées à l'accès aux données.

```
# Recherche des accès aux buckets Cloud Storage
gcloud logging read "
    resource.type=gcs bucket AND
    protoPayload.methodName=(storage.objects.get OR
storage.objects.list) AND
    timestamp >= '2024-01-01T00:00:00Z' AND
    timestamp <= '2024-01-07T23:59:59Z'
" --format=json > storage access logs.json
# Analyse des téléchargements volumineux
gcloud logging read "
    resource.type=gcs bucket AND
    protoPayload.methodName=storage.objects.get AND
    protoPayload.request.object.size > 1000000 AND
    timestamp >= '2024-01-01T00:00:00Z'
" --format=json > large downloads.json
# Identification des accès depuis des IPs externes
gcloud logging read "
    resource.type=gcs bucket AND
    protoPayload.requestMetadata.callerIp !~ '^10\.' AND
    protoPayload.requestMetadata.callerIp !~ '^172\.16\.' AND
    protoPayload.requestMetadata.callerIp !~ '^192\.168\.' AND
    timestamp >= '2024-01-01T00:00:00Z'
```

```
" --format=json > external_ip_access.json

# Recherche des modifications de permissions de buckets
gcloud logging read "
    resource.type=gcs_bucket AND
    protoPayload.methodName=(storage.buckets.setIamPolicy OR
storage.objects.setIamPolicy) AND
    timestamp >= '2024-01-01T00:00:00Z'
" --format=json > permission_changes.json
```

Phase 2: Investigation des Identités et Authentifications

L'analyse des logs d'authentification et des activités IAM permet d'identifier les comptes compromis ou utilisés de manière malveillante.

```
# Analyse des activités des comptes de service
gcloud logging read "
    protoPayload.authenticationInfo.principalEmail ~
'.*@.*\.iam\.gserviceaccount\.com' AND
    protoPayload.methodName=(storage.objects.get OR
storage.objects.list) AND
    timestamp >= '2024-01-01T00:00:00Z'
" --format=json > service account activity.json
# Recherche des créations/modifications de comptes de service
gcloud logging read "
    resource.type=service account AND
protoPayload.methodName=(google.iam.admin.v1.CreateServiceAccount
OR google.iam.admin.v1.UpdateServiceAccount) AND
    timestamp >= '2024-01-01T00:00:00Z'
" --format=json > service account changes.json
# Analyse des modifications de politiques IAM
gcloud logging read "
    protoPayload.methodName=(SetIamPolicy OR
google.iam.admin.v1.CreateRole OR
google.iam.admin.v1.UpdateRole) AND
    timestamp >= '2024-01-01T00:00:00Z'
" --format=json > iam policy changes.json
# Recherche des créations de clés API
gcloud logging read "
protoPayload.methodName=google.iam.admin.v1.CreateServiceAccountKey
AND
    timestamp >= '2024-01-01T00:00:00Z'
" --format=json > api key creation.json
```

L'analyse des métadonnées de requête permet d'identifier les patterns anormaux et les sources géographiques suspectes.

```
import ison
import pandas as pd
from collections import defaultdict
import geoip2.database
class GCPForensicsAnalyzer:
    def init (self, geoip db path):
        self.geoip reader =
geoip2.database.Reader(geoip db path)
    def analyze access patterns(self, log file):
        Analyse les patterns d'accès dans les logs GCP
        with open(log file, 'r') as f:
            logs = [json.loads(line) for line in f]
        access patterns = defaultdict(list)
        for log entry in logs:
            if 'protoPayload' in log entry:
                payload = log entry['protoPayload']
                caller ip = payload.get('requestMetadata',
{}).get('callerIp', 'Unknown')
                timestamp = log entry.get('timestamp',
'Unknown')
                method = payload.get('methodName', 'Unknown')
                principal = payload.get('authenticationInfo',
{}).get('principalEmail', 'Unknown')
                # Géolocalisation de l'IP
                try:
                    response = self.geoip reader.city(caller ip)
                    country = response.country.name
                    city = response.city.name
                except:
                    country = 'Unknown'
                    city = 'Unknown'
                access patterns[caller ip].append({
                    'timestamp': timestamp,
                    'method': method,
                    'principal': principal,
                    'country': country,
                    'city': city
                })
```

```
return access patterns
    def identify suspicious activities(self, access patterns):
        Identifie les activités suspectes basées sur les
patterns d'accès
        suspicious activities = []
        for ip, activities in access patterns.items():
            # Analyse du volume d'activité
            activity count = len(activities)
            if activity count > 100: # Seuil configurable
                suspicious activities.append({
                    'type': 'High Volume Activity',
                    'ip': ip,
                    'activity count': activity count,
                    'details': activities[:10] # Premiers 10
événements
                })
            # Analyse géographique
            countries = set(activity['country'] for activity in
activities)
            if len(countries) > 1:
                suspicious activities.append({
                    'type': 'Multi-Country Access',
                    'ip': ip,
                    'countries': list(countries),
                    'details': activities
                })
            # Analyse temporelle (accès en dehors des heures de
bureau)
            off hours activities = []
            for activity in activities:
                try:
                    hour =
pd.to datetime(activity['timestamp']).hour
                    if hour < 8 or hour > 18: # En dehors de
8h-18h
                        off hours activities.append(activity)
                except:
                    continue
            if len(off hours activities) > 10:
                suspicious activities.append({
                    'type': 'Off-Hours Activity',
                    'ip': ip,
                    'off hours count':
len(off hours activities),
```

```
'details': off hours activities[:5]
                })
        return suspicious activities
    def generate timeline(self, log files):
        Génère une timeline consolidée des événements
        all events = []
        for log file in log files:
            with open(log file, 'r') as f:
                logs = [json.loads(line) for line in f]
            for log entry in logs:
                if 'protoPayload' in log_entry:
                    payload = log entry['protoPayload']
                    all events.append({
                         'timestamp': log entry.get('timestamp'),
                         'source': log file,
                         'method': payload.get('methodName'),
                         'principal':
payload.get('authenticationInfo', {}).get('principalEmail'),
                         'caller ip':
payload.get('requestMetadata', {}).get('callerIp'),
                         'resource': log entry.get('resource',
{}).get('labels', {}),
                         'severity': log entry.get('severity',
'INFO')
                    })
        # Tri par timestamp
        all events.sort(key=lambda x: x['timestamp'] or '')
        return all events
# Utilisation de l'analyseur
analyzer = GCPForensicsAnalyzer('/path/to/GeoLite2-City.mmdb')
# Analyse des patterns d'accès
access patterns =
analyzer.analyze access patterns('storage access logs.json')
suspicious activities =
analyzer identify suspicious activities (access patterns)
# Génération de la timeline
timeline = analyzer.generate timeline([
    'storage access logs.json',
    'service account activity.json',
    'iam policy changes.json'
])
```

```
print(f"Identified {len(suspicious_activities)} suspicious
activities")
for activity in suspicious_activities:
    print(f"- {activity['type']}: {activity['ip']}")
```

Phase 4: Évaluation de l'Impact et Recommandations

L'évaluation de l'impact nécessite une analyse détaillée des données potentiellement compromises et des actions de remédiation nécessaires.

```
def assess data impact(storage access logs, bucket inventory):
    Évalue l'impact de l'exfiltration de données
    impact assessment = {
        'compromised buckets': set(),
        'accessed objects': [],
        'data volume accessed': 0,
        'sensitive data accessed': False,
        'compliance_implications': []
    }
    with open(storage access logs, 'r') as f:
        logs = [json.loads(line) for line in f]
    for log entry in logs:
        if 'protoPayload' in log_entry:
            payload = log entry['protoPayload']
            # Extraction des informations sur l'objet accédé
            resource name = log entry.get('resource',
{}).get('labels', {}).get('bucket name')
            if resource name:
impact assessment['compromised buckets'].add(resource name)
            # Analyse de la taille des objets accédés
            if 'request' in payload and 'object' in
payload['request']:
                object size = payload['request']
['object'].get('size', 0)
                impact assessment['data volume accessed'] +=
int(object size)
                object_name = payload['request']
['object'].get('name', '')
                impact assessment['accessed objects'].append({
                    'name': object name,
                    'size': object size,
```

```
'timestamp': log entry.get('timestamp')
                })
                # Vérification des données sensibles
                if any(keyword in object name.lower() for
keyword in ['pii', 'personal', 'confidential', 'secret']):
                    impact assessment['sensitive data accessed']
= True
    # Évaluation des implications de conformité
    if impact assessment['sensitive data accessed']:
impact assessment['compliance implications'].extend(['GDPR',
'CCPA', 'HIPAA'])
    return impact assessment
def generate remediation plan(impact assessment,
suspicious activities):
    Génère un plan de remédiation basé sur l'évaluation d'impact
    remediation plan = {
        'immediate actions': [],
        'short term actions': [],
        'long term actions': [],
        'monitoring enhancements': []
    }
    # Actions immédiates
    if impact assessment['sensitive data accessed']:
        remediation plan['immediate actions'].extend([
            'Notify data protection officer and legal team',
            'Prepare breach notification documentation',
            'Revoke access for compromised accounts',
            'Enable additional monitoring on affected buckets'
        ])
    # Actions à court terme
    remediation plan['short term actions'].extend([
        'Conduct full security audit of IAM policies',
        'Implement additional access controls on sensitive
buckets',
        'Review and update incident response procedures',
        'Provide security awareness training to users'
    ])
    # Actions à long terme
    remediation plan['long term actions'].extend([
        'Implement data loss prevention (DLP) solutions',
        'Deploy advanced threat detection capabilities',
        'Establish regular security assessments',
```

Comparaison et Bonnes Pratiques Multi-Cloud

Matrice Comparative des Capacités DFIR

L'investigation dans des environnements multi-cloud nécessite une compréhension comparative des capacités et limitations de chaque plateforme. Cette comparaison guide les décisions architecturales et les stratégies d'investigation.

Capacité	AWS	Azure	GCP	Recommandation
Centralisation des Logs	CloudWatch Logs	Azure Monitor	Cloud Logging	GCP > Azure > AWS
Audit API Complet	CloudTrail	Activity Logs	Cloud Audit Logs	Équivalent sur toutes plateformes
Logs Réseau	VPC Flow Logs	NSG Flow Logs	VPC Flow Logs	AWS = GCP > Azure
Rétention Maximum	Configurable	730 jours	400 jours (Required)	AWS > Azure > GCP
Granularité Temporelle	Seconde	Seconde	Milliseconde	GCP > AWS = Azure
Coût de Stockage	Variable	Moyen	Élevé	AWS < Azure < GCP
APIs d'Investigation	Excellentes	Bonnes	Excellentes	AWS = GCP > Azure

Tratégies Multi-Cloud

Normalisation des Logs: L'implémentation d'un format de log normalisé facilite la corrélation d'événements entre plateformes. Cette normalisation peut être réalisée au niveau de l'ingestion dans un SIEM centralisé ou par l'utilisation d'outils de transformation de logs.

```
class MultiCloudLogNormalizer:
    def init (self):
        self.normalized schema = {
            'timestamp': None,
            'source platform': None,
            'event type': None,
            'user identity': None,
            'source ip': None,
            'resource id': None,
            'action': None,
            'result': None,
            'details': {}
        }
    def normalize aws cloudtrail(self, aws event):
        """Normalise un événement CloudTrail AWS"""
        return {
            'timestamp': aws event.get('eventTime'),
            'source platform': 'AWS',
            'event type': 'API CALL',
            'user identity': aws event.get('userIdentity',
{}).get('userName'),
            'source ip': aws event.get('sourceIPAddress'),
            'resource id': aws event.get('resources', [{}])
[0].get('ARN'),
            'action': aws event.get('eventName'),
            'result': 'SUCCESS' if aws event.get('errorCode') is
None else 'FAILURE',
            'details': aws event
        }
    def normalize azure activity(self, azure event):
        """Normalise un événement Azure Activity Log"""
        return {
            'timestamp': azure event.get('eventTimestamp'),
            'source platform': 'Azure',
            'event type': 'RESOURCE OPERATION',
            'user identity': azure event.get('caller'),
            'source ip': azure event.get('httpReguest',
{}).get('clientIpAddress'),
            'resource id': azure event.get('resourceId'),
            'action': azure event.get('operationName'),
            'result': azure_event.get('status',
```

```
{}).get('value'),
            'details': azure event
        }
    def normalize gcp audit(self, gcp event):
        """Normalise un événement GCP Cloud Audit Log"""
        proto payload = gcp event.get('protoPayload', {})
        return {
            'timestamp': gcp event.get('timestamp'),
            'source platform': 'GCP',
            'event_type': 'AUDIT LOG',
            'user_identity':
proto payload.get('authenticationInfo',
{}).get('principalEmail'),
            'source ip': proto payload.get('requestMetadata',
{}).get('callerIp'),
            'resource id': proto payload.get('resourceName'),
            'action': proto payload.get('methodName'),
            'result': 'SUCCESS' if gcp_event.get('severity') !=
'ERROR' else 'FAILURE',
            'details': gcp event
        }
```

Corrélation Temporelle: La synchronisation des horloges et la normalisation des fuseaux horaires sont cruciales pour la corrélation d'événements multi-cloud. L'utilisation d'UTC comme référence temporelle commune simplifie cette corrélation.

Centralisation de l'Investigation: L'utilisation d'un SIEM centralisé ou d'une plateforme d'investigation dédiée permet de corréler les événements provenant de multiples clouds et de maintenir une vue unifiée des incidents.

Chapitre 23: Mobile DFIR (iOS et Android)

"Dans l'ère mobile, chaque smartphone est un coffre-fort numérique contenant une vie entière de preuves."

L'investigation forensique mobile représente l'un des domaines les plus complexes et en évolution rapide du DFIR moderne. Avec plus de 6,8 milliards d'utilisateurs de smartphones dans le monde, ces appareils sont devenus des dépositaires centraux d'informations personnelles, professionnelles et criminelles. Contrairement aux systèmes traditionnels, les appareils mobiles présentent des défis uniques liés à leur architecture fermée, leurs mécanismes de sécurité avancés, et leur nature éphémère.

📆 Fondamentaux du Mobile DFIR

Figure 1 Spécificités de l'Investigation Mobile

L'investigation mobile diffère fondamentalement de la forensique traditionnelle par plusieurs aspects critiques. La volatilité des données constitue le premier défi majeur : les appareils mobiles sont conçus pour optimiser l'espace de stockage, supprimant automatiquement les données anciennes ou temporaires. Cette gestion dynamique de la mémoire signifie que des preuves cruciales peuvent disparaître en quelques heures ou jours si l'acquisition n'est pas effectuée rapidement.

La diversité des écosystèmes complique également l'investigation. Contrairement aux PC où Windows domine largement, l'écosystème mobile est partagé entre iOS et Android, chacun avec ses propres mécanismes de sécurité, formats de données, et outils d'investigation. Cette fragmentation nécessite une expertise spécialisée pour chaque plateforme et une compréhension approfondie de leurs différences architecturales.

L'intégration cloud représente un autre défi unique. Les appareils mobiles synchronisent automatiquement leurs données avec des services cloud (iCloud, Google Drive, OneDrive), créant des copies distribuées des preuves. Cette synchronisation peut être un avantage (accès aux données supprimées localement) ou un inconvénient (modification des preuves par synchronisation automatique).

Défis de Sécurité Mobile

Les mécanismes de chiffrement modernes rendent l'extraction de données particulièrement complexe. iOS utilise un chiffrement matériel avec le Secure Enclave, tandis qu'Android implémente le Full Disk Encryption (FDE) et File-Based Encryption (FBE). Ces protections nécessitent souvent des techniques d'exploitation avancées ou des outils spécialisés coûteux.

Les mises à jour de sécurité fréquentes ferment régulièrement les vulnérabilités exploitées par les outils forensiques. Cette course permanente entre les fabricants et les outils d'investigation crée une fenêtre d'opportunité limitée pour l'extraction de données, particulièrement sur les appareils récents.

La biométrie et l'authentification forte ajoutent une couche supplémentaire de complexité. Les empreintes digitales, reconnaissance faciale, et codes PIN complexes protègent l'accès aux données, nécessitant parfois des approches légales spécifiques pour contraindre les suspects à déverrouiller leurs appareils.

iOS DFIR: Investigation iPhone et iPad

Architecture de Sécurité iOS

Apple a construit iOS autour d'un modèle de sécurité multicouche qui commence dès le démarrage de l'appareil. Le **Secure Boot Chain** garantit que seul du code signé par Apple peut s'exécuter sur l'appareil. Cette chaîne commence par le Boot ROM, un code immuable gravé dans le processeur qui contient la clé publique racine d'Apple. Ce Boot ROM valide ensuite le Low-Level Bootloader (LLB), qui à son tour valide iBoot, qui finalement valide le kernel iOS.

Cette architecture en cascade signifie qu'une compromission à n'importe quel niveau peut être détectée et empêchée. Pour les investigateurs, cela implique que l'accès au niveau système nécessite soit l'exploitation de vulnérabilités zero-day, soit l'utilisation d'outils commerciaux spécialisés qui exploitent des failles connues mais non corrigées.

Le **Secure Enclave** constitue le cœur de la sécurité iOS moderne. Ce coprocesseur dédié gère les opérations cryptographiques sensibles, incluant le stockage des clés de chiffrement, la vérification biométrique, et la protection des données utilisateur. Le Secure Enclave est isolé du processeur principal et possède son propre système d'exploitation sécurisé, rendant l'extraction directe des clés de chiffrement extrêmement difficile.

Système de Fichiers et Stockage iOS

Le système de fichiers iOS utilise une architecture de conteneurs qui isole chaque application dans son propre environnement sécurisé. Cette **sandboxing** empêche les applications d'accéder aux données d'autres applications, mais complique également l'investigation forensique car les données sont fragmentées à travers de multiples conteneurs.

Structure des Conteneurs iOS:

Le **Bundle Container** contient l'application elle-même (fichier .app) et toutes ses ressources. Ce conteneur est en lecture seule et signé cryptographiquement. Toute modification de ce conteneur invalide la signature et empêche l'application de démarrer. Pour les investigateurs, ce conteneur contient le code de l'application et peut révéler des fonctionnalités cachées ou malveillantes.

Le **Data Container** stocke toutes les données générées par l'application et l'utilisateur. Ce conteneur est subdivisé en plusieurs répertoires spécialisés. Le répertoire **Documents** contient les données utilisateur principales, souvent sous forme de bases de données SQLite. Le répertoire **Library** contient les données de support de

l'application, incluant les caches, préférences, et données de synchronisation. Le répertoire **tmp** stocke les fichiers temporaires qui peuvent contenir des artefacts précieux mais volatils.

X Outils et Techniques d'Investigation iOS

Elcomsoft iOS Forensic Toolkit représente l'un des outils les plus avancés pour l'investigation iOS. Cet outil peut extraire les clés de chiffrement directement de la mémoire de l'appareil, permettant l'accès aux données chiffrées sans connaître le code de déverrouillage. Il supporte également l'acquisition physique complète du système de fichiers sur les appareils jailbreakés.

```
# Exemple d'utilisation Elcomsoft iOS Forensic Toolkit
# Extraction des clés de chiffrement
eift.exe -extract_keys -device_udid [UDID]

# Acquisition physique (appareil jailbreaké)
eift.exe -physical_acquisition -output /path/to/image.dd

# Déchiffrement des données avec clés extraites
eift.exe -decrypt_backup -backup_path /path/to/backup -
keys_file keys.plist
```

Magnet Graykey est spécialement conçu pour l'accès forensique aux appareils iOS verrouillés. Cet outil exploite des vulnérabilités dans iOS pour contourner les protections de déverrouillage et extraire les données. Graykey peut effectuer des extractions partielles même sur les appareils les plus récents, bien que les capacités varient selon la version iOS et le modèle d'appareil.

Cellebrite UFED offre une approche plus généraliste avec support pour de multiples plateformes mobiles. Pour iOS, UFED peut effectuer des extractions logiques via iTunes, des extractions avancées logiques exploitant des vulnérabilités, et dans certains cas des extractions physiques complètes.

Cas Pratique iOS: Investigation d'une Compromission d'Entreprise

Contexte de l'Incident

Une entreprise technologique découvre qu'un employé a potentiellement exfiltré des données confidentielles via son iPhone professionnel. L'investigation doit déterminer quelles données ont été accédées, comment elles ont été exfiltrées, et si d'autres appareils sont compromis.

Lindicateurs Initiaux: - Accès à des documents sensibles en dehors des heures de travail - Installation d'applications de transfert de fichiers non autorisées -

Synchronisation iCloud désactivée de manière suspecte - Communications avec des adresses email externes inconnues

Phase 1: Acquisition Forensique

L'acquisition commence par une évaluation de l'état de l'appareil et des options d'extraction disponibles.

```
# Vérification de l'état de l'appareil avec libimobiledevice
ideviceinfo -u [UDID] | grep -E "(ProductVersion|BuildVersion|
SerialNumber)"

# Tentative de backup iTunes (si l'appareil est déverrouillé)
idevicebackup2 -u [UDID] backup /path/to/backup/

# Extraction des logs système disponibles
idevicesyslog -u [UDID] > system_logs.txt

# Vérification des applications installées
ideviceinstaller -u [UDID] -l > installed_apps.txt
```

Si l'appareil est verrouillé, l'utilisation d'outils spécialisés devient nécessaire :

```
# Utilisation de Graykey (exemple conceptuel)
graykey_extract --device-udid [UDID] --output-path /case/
evidence/

# Ou Cellebrite UFED via ligne de commande
ufed_extract --device ios --connection usb --output /case/
evidence/
```

Phase 2: Analyse des Données Extraites

L'analyse se concentre sur plusieurs sources de données clés dans l'écosystème iOS.

Analyse des Bases de Données SQLite:

```
-- Base de données SMS (sms.db)

SELECT
    datetime(date/10000000000 + strftime('%s', '2001-01-01'),
'unixepoch') as date_time,
    text,
    handle_id,
    is_from_me

FROM message

WHERE text LIKE '%confidentiel%' OR text LIKE '%document%'
ORDER BY date DESC;
```

```
-- Base de données Safari (History.db)
SELECT
    datetime(visit time + 978307200, 'unixepoch') as visit time,
    title,
    visit count
FROM history visits
JOIN history items ON history visits.history item =
history items.id
WHERE url LIKE '%dropbox%' OR url LIKE '%drive.google%'
ORDER BY visit time DESC;
-- Base de données Notes (notes.db)
SELECT
    datetime(creation date + 978307200, 'unixepoch') as
creation date,
    title,
    snippet,
    data
FROM note
WHERE snippet LIKE '%confidentiel%' OR data LIKE
'%propriétaire%'
ORDER BY creation date DESC;
```

Analyse des Logs d'Applications:

```
import sqlite3
import plistlib
import datetime
class iOSForensicsAnalyzer:
    def init (self, backup path):
        self.backup path = backup path
        self.manifest db = sqlite3.connect(f"{backup path}/
Manifest.db")
    def find file by domain(self, domain pattern):
        """Trouve les fichiers par domaine dans le backup iOS"""
        cursor = self.manifest db.cursor()
        cursor.execute("""
            SELECT fileID, domain, relativePath
            FROM Files
            WHERE domain LIKE ?
        """, (domain pattern,))
        return cursor.fetchall()
    def analyze app data(self, bundle id):
        """Analyse les données d'une application spécifique"""
        app files = self.find file by domain(f"AppDomain-
{bundle id}")
```

```
analysis results = {
            'databases': [],
            'plists': [],
            'documents': [],
            'cache files': []
        }
        for file id, domain, rel path in app files:
            file path = f"{self.backup path}/{file id[:2]}/
{file id}"
            if rel path.endswith('.db') or
rel path.endswith('.sqlite'):
                analysis results['databases'].append({
                     'path': rel path,
                    'file id': file id,
                    'size': self. get file size(file path)
                })
            elif rel path.endswith('.plist'):
                analysis results['plists'].append({
                     'path': rel path,
                    'file id': file id,
                    'content': self._read_plist(file_path)
                })
        return analysis results
    def extract file transfers(self):
        """Extrait les preuves de transferts de fichiers"""
        # Recherche dans les apps de transfert courantes
        transfer apps = [
            'com.dropbox.Dropbox',
            'com.google.Drive',
            'com.microsoft.OneDrive',
            'com.apple.DocumentsApp'
        1
        transfer evidence = {}
        for app in transfer apps:
            app data = self.analyze app data(app)
            if app data['databases']:
                transfer evidence[app] =
self. analyze transfer db(app data['databases'])
        return transfer evidence
    def analyze transfer db(self, databases):
        """Analyse les bases de données d'applications de
transfert"""
        evidence = []
```

```
for db in databases:
            try:
                conn = sqlite3.connect(f"{self.backup path}/
{db['file id'][:2]}/{db['file id']}")
                cursor = conn.cursor()
                # Recherche de tables communes
                cursor.execute("SELECT name FROM sqlite master
WHERE type='table'")
                tables = [row[0] for row in cursor.fetchall()]
                for table in tables:
                    if any(keyword in table.lower() for keyword
in ['file', 'upload', 'sync', 'transfer']):
                        cursor.execute(f"SELECT * FROM {table}
LIMIT 10")
                        evidence.append({
                             'table': table,
                             'sample data': cursor.fetchall()
                        })
                conn.close()
            except Exception as e:
                evidence.append({'error': str(e), 'database':
db['path']})
        return evidence
# Utilisation de l'analyseur
analyzer = iOSForensicsAnalyzer('/path/to/ios/backup')
transfer evidence = analyzer.extract file transfers()
# Génération du rapport
for app, evidence in transfer evidence.items():
    print(f"\n=== Analyse de {app} ===")
    for item in evidence:
        if 'table' in item:
            print(f"Table trouvée: {item['table']}")
            print(f"Données échantillon: {item['sample data'][:
3]}")
```

Phase 3: Corrélation Temporelle et Géolocalisation

L'analyse de la géolocalisation et des timestamps permet de corréler les activités suspectes.

```
def analyze_location_data(backup_path):
    """Analyse les données de géolocalisation iOS"""
```

```
# Recherche du fichier de cache de localisation
    location files = [
        'consolidated.db', # iOS ancien
        'cache encryptedA.db', # iOS récent
        'locationd cache encryptedA.db'
    ]
    location evidence = []
    for loc file in location files:
        file path = find file in backup(backup path, loc file)
        if file path:
            conn = sqlite3.connect(file path)
            cursor = conn.cursor()
            # Extraction des points de localisation
            try:
                cursor.execute("""
                    SELECT timestamp, latitude, longitude,
altitude, accuracy
                    FROM location data
                    WHERE timestamp > ?
                    ORDER BY timestamp DESC
                """, (time.time() - 30*24*3600,))
# 30 derniers jours
                locations = cursor.fetchall()
                location evidence.extend(locations)
            except sqlite3.Error:
                # Essayer d'autres schémas de table
                cursor.execute("SELECT name FROM sqlite master
WHERE type='table'")
                tables = cursor.fetchall()
                print(f"Tables disponibles dans {loc file}:
{tables}")
            conn.close()
    return location evidence
def correlate timeline(sms data, location data, app usage):
    """Corrèle les différentes sources de données temporelles"""
    timeline = []
    # Ajout des SMS
    for sms in sms data:
        timeline.append({
            'timestamp': sms['timestamp'],
            'type': 'SMS',
            'content': sms['text'][:50] + '...',
            'metadata': {'recipient': sms['handle id']}
```

```
# Ajout des localisations
for loc in location_data:
    timeline.append({
        'timestamp': loc['timestamp'],
        'type': 'Location',
        'content': f"Lat: {loc['latitude']}, Lon:
{loc['longitude']}",
        'metadata': {'accuracy': loc['accuracy']}
    })

# Tri par timestamp
timeline.sort(key=lambda x: x['timestamp'])
return timeline
```

Métriques et KPIs iOS DFIR

L'efficacité de l'investigation iOS peut être mesurée à travers plusieurs métriques spécifiques.

Métrique	Objectif	Méthode de Calcul	Criticité
Extraction Success Rate	> 80%	Appareils extraits / Total appareils	Critique
Data Recovery Completeness	> 90%	Données récupérées / Données estimées	Critique
Timeline Accuracy	> 95%	Événements horodatés / Total événements	 Important
Cross-App Correlation	> 70%	Événements corrélés / Total événements	 Important
Jailbreak Detection Rate	100%	Jailbreaks détectés / Total jailbreaks	Utile

Android DFIR: Investigation Smartphones et Tablettes

TARCHITECTURE Android et Implications Forensiques

Android, basé sur le kernel Linux, présente une architecture plus ouverte qu'iOS, offrant à la fois des opportunités et des défis pour l'investigation forensique. Cette ouverture se

traduit par une plus grande variété d'outils d'investigation disponibles, mais aussi par une complexité accrue due à la fragmentation de l'écosystème.

Le **modèle de permissions Android** a évolué significativement au fil des versions. Les versions antérieures à Android 6.0 utilisaient un modèle de permissions statiques où toutes les permissions étaient accordées à l'installation. Les versions récentes implémentent des **runtime permissions** où l'utilisateur peut accorder ou refuser des permissions spécifiques à l'exécution. Cette évolution impacte l'investigation car les applications peuvent avoir des niveaux d'accès variables selon les permissions accordées.

SELinux (Security-Enhanced Linux) a été intégré dans Android pour fournir un contrôle d'accès obligatoire (MAC). Cette couche de sécurité supplémentaire limite les actions que peuvent effectuer les processus, même avec des privilèges root. Pour les investigateurs, cela signifie que même un accès root peut être limité par les politiques SELinux.

Android Debug Bridge (ADB) pour l'Investigation

ADB constitue l'outil fondamental pour l'investigation Android. Cette interface de communication permet l'accès direct au système Android via USB ou réseau, offrant des capacités d'extraction et d'analyse étendues.

Architecture ADB:

L'architecture ADB repose sur trois composants interconnectés. Le **Client** s'exécute sur l'ordinateur de l'investigateur et envoie les commandes. Le **Daemon (adbd)** fonctionne comme un service sur l'appareil Android et exécute les commandes reçues. Le **Server** gère la communication entre le client et le daemon, maintenant les connexions actives et routant les commandes appropriées.

Commandes ADB Essentielles pour l'Investigation:

```
# === GESTION DES APPAREILS ===
# Lister tous les appareils connectés
adb devices -l

# Obtenir des informations détaillées sur l'appareil
adb shell getprop | grep -E "(ro.build|ro.product|ro.hardware)"

# Vérifier l'état de débogage USB
adb shell getprop ro.debuggable

# === EXTRACTION DE DONNÉES ===
# Créer un backup complet (nécessite autorisation utilisateur)
```

```
adb backup -apk -shared -nosystem -all -f backup.ab
# Extraire les logs système
adb logcat -d > system logs.txt
# Extraire les logs avec buffer spécifique
adb logcat -b radio -d > radio logs.txt
adb logcat -b events -d > events logs.txt
# === ANALYSE DU SYSTÈME DE FICHIERS ===
# Explorer la structure des répertoires
adb shell ls -la /data/data/
# Rechercher des fichiers spécifiques
adb shell find /sdcard/ -name "*.jpg" -type f
# Extraire des fichiers spécifiques
adb pull /sdcard/DCIM/Camera/ ./extracted photos/
# === ANALYSE DES APPLICATIONS ===
# Lister toutes les applications installées
adb shell pm list packages -f
# Obtenir des informations détaillées sur une application
adb shell dumpsys package com.example.app
# Extraire l'APK d'une application
adb shell pm path com.example.app
adb pull /data/app/com.example.app/base.apk
# === ANALYSE DES BASES DE DONNÉES ===
# Accéder aux bases de données d'une application (root requis)
adb shell
su
cd /data/data/com.example.app/databases/
sqlite3 database.db
.tables
.schema table name
SELECT * FROM table name LIMIT 10;
# === ANALYSE RÉSEAU ===
# Capturer le trafic réseau (root requis)
adb shell tcpdump -i any -w /sdcard/capture.pcap
# Analyser les connexions actives
adb shell netstat -tuln
# === ANALYSE MÉMOIRE ===
# Obtenir des informations sur la mémoire
adb shell cat /proc/meminfo
# Lister les processus en cours
```

```
adb shell ps -A

# Analyser l'utilisation CPU
adb shell top -n 1
```

🕵 Cas Pratique Android: Investigation d'une Attaque de Spear Phishing

Contexte de l'Incident

Un cadre dirigeant d'une entreprise financière a reçu un email de spear phishing sophistiqué sur son smartphone Android professionnel. L'email contenait un lien malveillant qui a potentiellement installé un malware de surveillance. L'investigation doit déterminer l'étendue de la compromission et identifier les données potentiellement exfiltrées.

Indicateurs d'Alerte: - Email de phishing avec lien malveillant cliqué - Augmentation anormale de l'utilisation des données - Applications inconnues apparaissant dans la liste des processus - Comportement anormal de la batterie (décharge rapide) - Connexions réseau suspectes vers des serveurs externes

Phase 1: Acquisition et Préservation

L'acquisition commence par l'isolation de l'appareil et la préservation de son état.

```
# === ISOLATION DE L'APPAREIL ===
# Activer le mode avion via ADB (si possible)
adb shell settings put global airplane mode on 1
adb shell am broadcast -a android.intent.action.AIRPLANE MODE --
ez state true
# Désactiver les mises à jour automatiques
adb shell settings put global auto time 0
adb shell settings put global auto time zone 0
# === COLLECTE D'INFORMATIONS SYSTÈME ===
# Capturer l'état complet du système
adb shell getprop > device properties.txt
adb shell ps -A > running processes.txt
adb shell netstat -tuln > network connections.txt
# Extraire les logs système complets
adb logcat -d -v time > logcat full.txt
# Capturer les informations de batterie
adb shell dumpsys battery > battery stats.txt
# === BACKUP COMPLET ===
# Créer un backup complet de l'appareil
```

```
adb backup -apk -shared -all -f full_backup_$(date + %Y%m%d_%H%M%S).ab

# Vérifier l'intégrité du backup
sha256sum full_backup_*.ab > backup_hash.txt
```

Phase 2: Analyse des Applications et Processus Suspects

L'analyse se concentre sur l'identification d'applications malveillantes ou de comportements anormaux.

```
# === ANALYSE DES APPLICATIONS INSTALLÉES ===
# Lister toutes les applications avec dates d'installation
adb shell pm list packages -f -i >
installed packages detailed.txt
# Identifier les applications installées récemment
adb shell pm list packages -f | while read line; do
    package=$(echo $line | cut -d'=' -f2)
    install time=$(adb shell dumpsys package $package | grep
"firstInstallTime")
    echo "$package: $install time"
done > recent installations.txt
# Rechercher des applications avec des permissions suspectes
adb shell pm list packages | while read line; do
    package=$(echo $line | cut -d':' -f2)
    echo "=== $package ==="
    adb shell dumpsys package $package | grep -A 20 "requested
permissions"
done > app permissions.txt
# === ANALYSE DES PROCESSUS SUSPECTS ===
# Identifier les processus consommant beaucoup de ressources
adb shell top -n 1 -s cpu > cpu usage.txt
# Analyser les connexions réseau par processus
adb shell ss -tuln > network sockets.txt
# Rechercher des processus avec des noms suspects
adb shell ps -A | grep -E "(download|update|system|android)" |
grep -v "com.android" > suspicious processes.txt
```

Phase 3: Analyse Forensique Approfondie

L'analyse forensique approfondie nécessite souvent un accès root pour examiner les données système protégées.

```
import sqlite3
import json
import re
from datetime import datetime
class AndroidForensicsAnalyzer:
    def init (self, backup path):
        self.backup path = backup path
        self.evidence = {}
    def analyze browser history(self):
        """Analyse l'historique de navigation pour identifier
les liens malveillants"""
       # Chemins communs pour les bases de données de
navigateurs
        browser dbs = [
            'com.android.browser/databases/browser.db',
            'com.chrome.android/databases/history.db',
            'com.samsung.android.app.sbrowser/databases/
sbrowser.db'
        ]
       malicious indicators = [
            'bit. ly', 'tinyurl.com', 'goo.gl', # URL shorteners
            'phishing', 'malware', 'trojan', # Mots-clés
suspects
            '.tk', '.ml', '.ga', '.cf' # TLD suspects
        1
        browser evidence = []
        for db path in browser dbs:
            full path = f"{self.backup path}/{db path}"
            try:
                conn = sqlite3.connect(full path)
                cursor = conn.cursor()
                # Recherche dans l'historique de navigation
                cursor.execute("""
                    SELECT url, title, visits, date
                    FROM history
                    ORDER BY date DESC
                    LIMIT 1000
                """)
                history = cursor.fetchall()
                for url, title, visits, date in history:
                    for indicator in malicious indicators:
                        if indicator in url.lower() or (title
```

```
and indicator in title.lower()):
                            browser evidence.append({
                                 'url': url,
                                 'title': title,
                                 'visits': visits,
                                 'date':
datetime.fromtimestamp(date/1000).isoformat(),
                                 'indicator': indicator,
                                 'browser': db path.split('/')[0]
                            })
                conn.close()
            except Exception as e:
                print(f"Erreur lors de l'analyse de {db path}:
{e}")
        return browser evidence
    def analyze email data(self):
        """Analyse les données d'email pour identifier le
phishing"""
        email evidence = []
        # Chemins communs pour les applications email
        email apps = [
            'com.google.android.gm', # Gmail
            'com.samsung.android.email.provider', # Samsung
Email
            'com.microsoft.office.outlook' # Outlook
        ]
        for app in email apps:
            db path = f"{self.backup path}/{app}/databases/"
            try:
                # Recherche de bases de données d'email
                import os
                if os.path.exists(db path):
                    for db file in os.listdir(db path):
                        if db file.endswith('.db'):
                            full db path = os.path.join(db path,
db file)
email evidence.extend(self. analyze email db(full db path, app))
            except Exception as e:
                print(f"Erreur lors de l'analyse email {app}:
{e}")
        return email evidence
    def analyze email db(self, db path, app name):
        """Analyse une base de données d'email spécifique"""
```

```
evidence = []
        try:
            conn = sqlite3.connect(db path)
            cursor = conn.cursor()
            # Obtenir la liste des tables
cursor.execute("SELECT name FROM sqlite master WHERE
type='table'")
            tables = [row[0] for row in cursor.fetchall()]
            # Rechercher dans les tables d'emails
            for table in tables:
                if any(keyword in table.lower() for keyword in
['message', 'mail', 'conversation']):
                    try:
                        cursor.execute(f"PRAGMA
table info({table})")
                        columns = [row[1] for row in
cursor.fetchall()]
                        # Construire une requête adaptée aux
colonnes disponibles
                        select columns = []
                        if 'subject' in columns:
                            select columns.append('subject')
                        if 'sender' in columns:
                            select columns.append('sender')
                        if 'body' in columns:
                            select columns.append('body')
                        if 'date' in columns:
                            select columns.append('date')
                        if select columns:
                            query = f"SELECT {',
'.join(select columns)} FROM {table} LIMIT 100"
                            cursor.execute(query)
                            for row in cursor.fetchall():
                                # Recherche d'indicateurs de
phishing
                                 row text = ' '.join(str(cell)
for cell in row if cell)
self. is phishing email(row text):
                                     evidence.append({
                                         'app': app name,
                                         'table': table,
                                         'data'
dict(zip(select columns, row)),
```

```
'phishing score':
self. calculate phishing score(row text)
                                     })
                    except Exception as e:
                        print(f"Erreur lors de l'analyse de la
table {table}: {e}")
            conn.close()
        except Exception as e:
            print(f"Erreur lors de l'ouverture de {db path}:
{e}")
        return evidence
    def is phishing email(self, text):
        """Détecte les indicateurs de phishing dans un email"""
        phishing indicators = [
            'urgent', 'immediate action', 'verify account',
            'click here', 'suspended', 'expires today',
            'confirm identity', 'update payment', 'security
alert'
        ]
        text lower = text.lower()
        return any(indicator in text lower for indicator in
phishing indicators)
    def calculate phishing score(self, text):
        """Calcule un score de probabilité de phishing"""
        indicators = {
            'urgent': 2, 'immediate': 2, 'expires': 3,
            'click here': 3, 'verify': 2, 'suspended': 3,
            'security alert': 2, 'update payment': 3
        }
        score = 0
        text lower = text.lower()
        for indicator, weight in indicators.items():
            if indicator in text lower:
                score += weight
        return min(score, 10) # Score maximum de 10
    def analyze network connections(self, netstat file):
        """Analyse les connexions réseau pour identifier les
communications suspectes"""
        suspicious connections = []
```

```
# IPs et domaines suspects connus
        suspicious indicators = [
            '185.', '91.', '46.',
# Plages IP souvent utilisées par des malwares
            'duckdns.org', 'no-ip.com', # Services DNS
dynamiques
            'pastebin.com', 'hastebin.com' # Services de
partage de texte
        try:
            with open(netstat_file, 'r') as f:
                for line in f:
                    for indicator in suspicious indicators:
                        if indicator in line:
                            suspicious connections.append({
                                 'connection': line.strip(),
                                 'indicator': indicator,
                                 'timestamp':
datetime.now().isoformat()
                            })
        except Exception as e:
            print(f"Erreur lors de l'analyse des connexions
réseau: {e}")
        return suspicious connections
    def generate investigation report(self):
        """Génère un rapport d'investigation complet"""
        report = {
            'investigation metadata': {
                'timestamp': datetime.now().isoformat(),
                'analyzer version': '1.0',
                'case id': 'ANDROID PHISHING 001'
            'findings': {}
        }
        # Analyse de l'historique de navigation
        browser evidence = self.analyze browser history()
        report['findings']['browser analysis'] = {
            'suspicious urls count': len(browser evidence),
            'details': browser evidence
        }
        # Analyse des emails
        email evidence = self.analyze email data()
        report['findings']['email analysis'] = {
            'phishing emails count': len(email evidence),
            'details': email evidence
```

```
# Recommandations basées sur les findings
        report['recommendations'] =
self. generate recommendations(browser evidence, email evidence)
        return report
    def generate recommendations(self, browser evidence,
email evidence):
        """Génère des recommandations basées sur l'analyse"""
        recommendations = []
        if browser evidence:
            recommendations.append({
                'priority': 'HIGH',
                'action': 'Block identified malicious URLs in
corporate firewall',
                'details': f"Found {len(browser evidence)}
suspicious URLs"
            })
        if email evidence:
            recommendations.append({
                'priority': 'HIGH',
                'action': 'Implement additional email security
controls',
                'details': f"Found {len(email evidence)}
potential phishing emails"
            })
        recommendations.append({
            'priority': 'MEDIUM',
            'action': 'Conduct security awareness training',
            'details': 'Focus on phishing recognition and safe
browsing practices'
        })
        return recommendations
# Utilisation de l'analyseur
analyzer = AndroidForensicsAnalyzer('/path/to/android/backup')
investigation report = analyzer.generate investigation report()
# Sauvegarde du rapport
with open('android investigation report.json', 'w') as f:
    json.dump(investigation report, f, indent=2)
print(f"Investigation terminée. Trouvé
{investigation report['findings']['browser analysis']
['suspicious urls count']} URLs suspectes.")
```

Métriques et KPIs Android DFIR

Métrique	Objectif	Méthode de Calcul	Criticité
ADB Access Success Rate	> 90%	Appareils accessibles / Total appareils	Critique
Root Access Achievement	> 60%	Appareils rootés / Total appareils	 Important
App Data Recovery Rate	> 85%	Apps analysées / Total apps installées	Critique
Malware Detection Rate	> 95%	Malwares détectés / Total malwares présents	Critique
Timeline Reconstruction	> 80%	Événements horodatés / Total événements	 Important

Comparaison iOS vs Android DFIR

Analyse Comparative Détaillée

La comparaison entre iOS et Android DFIR révèle des différences fondamentales qui influencent les stratégies d'investigation et les résultats obtenus.

Accessibilité des Données:

iOS présente un modèle de sécurité plus restrictif mais plus prévisible. L'architecture fermée d'Apple signifie que les mécanismes de protection sont uniformes à travers tous les appareils, mais aussi plus difficiles à contourner. L'extraction de données nécessite souvent des outils commerciaux coûteux ou l'exploitation de vulnérabilités zero-day.

Android offre une plus grande variété d'options d'accès grâce à son architecture ouverte. ADB fournit un accès direct au système dans de nombreux cas, et les options de root sont plus nombreuses. Cependant, la fragmentation de l'écosystème signifie que les techniques d'extraction peuvent varier considérablement entre les fabricants et les versions.

Coût et Complexité:

L'investigation iOS nécessite généralement des investissements plus importants en outils spécialisés. Les solutions comme Graykey ou Cellebrite UFED représentent des coûts significatifs, mais offrent des capacités d'extraction avancées même sur les appareils verrouillés.

L'investigation Android peut souvent être réalisée avec des outils open source ou des techniques ADB standard, réduisant les coûts initiaux. Cependant, la diversité des appareils peut nécessiter une expertise plus large et des outils multiples pour couvrir tous les scénarios.

X Stratégies d'Investigation Hybrides

Dans les environnements d'entreprise modernes, les investigateurs doivent souvent gérer des incidents impliquant à la fois des appareils iOS et Android. Cette réalité nécessite des approches hybrides qui peuvent s'adapter aux spécificités de chaque plateforme.

Normalisation des Procédures:

```
class MobileForensicsOrchestrator:
    def init (self):
        self.ios tools = ['graykey', 'cellebrite', 'elcomsoft']
        self.android_tools = ['adb', 'fastboot', 'odin']
        self.universal tools = ['autopsy', 'axiom', 'oxygen']
    def detect device platform(self, device id):
        """Détecte automatiquement la plateforme de
l'appareil"""
        # Tentative de connexion ADB (Android)
        adb result = subprocess.run(['adb', 'devices'],
capture output=True, text=True)
        if device id in adb result.stdout:
            return 'android'
        # Tentative de détection iOS
        ios result = subprocess.run(['ideviceinfo', '-u',
device id], capture output=True, text=True)
        if ios result.returncode == 0:
            return 'ios'
        return 'unknown'
    def select extraction strategy(self, platform,
device state):
        """Sélectionne la stratégie d'extraction optimale"""
        strategies = {
            'ios': {
                'unlocked': ['itunes backup',
'logical extraction'],
```

```
'locked': ['graykey', 'cellebrite premium'],
                'jailbroken': ['ssh access',
'physical extraction']
            },
            'android': {
                'unlocked debug': ['adb_backup',
'logical extraction'],
                'unlocked no debug': ['enable debug',
'adb backup'],
                'locked': ['fastboot unlock',
'custom recovery'],
                'rooted': ['dd imaging', 'physical extraction']
            }
        }
        return strategies.get(platform, {}).get(device state,
['manual analysis'])
    def execute extraction(self, platform, strategy, device id):
        """Exécute la stratégie d'extraction sélectionnée"""
        extraction results = {
            'platform': platform,
            'strategy': strategy,
            'device id': device id,
            'timestamp': datetime.now().isoformat(),
            'success': False,
            'data extracted': {},
            'errors': []
        }
        try:
            if platform == 'ios':
                extraction results =
self. execute ios extraction(strategy, device id)
            elif platform == 'android':
                extraction results =
self. execute android extraction(strategy, device id)
            extraction results['success'] = True
        except Exception as e:
            extraction results['errors'].append(str(e))
        return extraction results
```

Corrélation Cross-Platform:

```
def correlate_mobile_evidence(ios_data, android_data):
    """Corrèle les preuves provenant d'appareils iOS et
Android"""
```

```
correlation results = {
        'shared contacts': [],
        'communication patterns': [],
        'location correlations': [],
        'app usage patterns': [],
        'timeline overlaps': []
    }
    # Corrélation des contacts
    ios contacts = extract contacts(ios data)
    android contacts = extract contacts(android data)
    for ios contact in ios contacts:
        for android contact in android contacts:
            if contact similarity(ios contact, android contact)
> 0.8:
                correlation results['shared contacts'].append({
                    'ios contact': ios contact,
                    'android contact': android contact,
                    'similarity score':
contact similarity(ios contact, android contact)
    # Corrélation des communications
    ios messages = extract messages(ios data)
    android messages = extract messages(android data)
    correlation results['communication patterns'] =
find communication patterns(
        ios messages, android messages
    return correlation results
```

PARTIE VI - RESSOURCES ET FORMATION

Objectif: Fournir des ressources pratiques, templates, scripts d'automatisation et guides de formation continue pour les professionnels DFIR.

Chapitre 26: Checklists et Templates

Checklist Incident Majeur

- [] Confirmer incident avec témoin
- [] Noter timestamp précis UTC
- [] Alerter équipe DFIR
- [] Isoler systèmes affectés
- [] Documenter état initial
- [] Sécuriser scène d'investigation
- [] Ouvrir ticket incident
- [] Identifier parties prenantes

Template Rapport d'Investigation

```
# RAPPORT D'INVESTIGATION DFIR
## Résumé Exécutif
- **Incident ID:** [ID UNIQUE]
- **Date/Heure:** [TIMESTAMP UTC]
- **Type:** [RANSOMWARE/PHISHING/APT/AUTRE]
- **Impact:** [CRITIQUE/ÉLEVÉ/MOYEN/FAIBLE]
- **Statut:** [EN COURS/RÉSOLU/FERMÉ]
## Chronologie des Événements
| Heure | Événement | Source | Criticité |
|-----|
| [TIME] | [DESCRIPTION] | [ARTEFACT] | [NIVEAU] |
## Indicateurs de Compromission (IOCs)
- **Domaines malveillants:** [LISTE]
- **Adresses IP suspectes:** [LISTE]
- **Hashes de fichiers:** [LISTE]
- **URLs malveillantes:** [LISTE]
## Actions de Réponse
- **Confinement:** [MESURES PRISES]
- **Éradication:** [ACTIONS NETTOYAGE]
- **Récupération:** [RESTAURATION]
- **Leçons apprises:** [AMÉLIORATIONS]
```

chapitre 27: Scripts et Automatisation

🐍 Script Python - Analyseur de Logs

```
#!/usr/bin/env python3
0.00
Analyseur automatisé de logs DFIR
Détecte les patterns suspects dans les logs système
import re
import json
from datetime import datetime
from collections import defaultdict
class DFIRLogAnalyzer:
    def init (self):
        self.suspicious patterns = {
            'failed login': r'Failed password for .* from (\d+\.
d+\.\d+\.\d+\)'
            'privilege escalation': r'sudo.*COMMAND=.*',
            'network scan': r'SYN flood.*from (\d+\.\d+\.\d+\.
\d+)',
            'malware execution': r'(\.exe|\.bat|
\.ps1).*suspicious'
        }
    def analyze log file(self, log path):
        """Analyse un fichier de log et retourne les événements
suspects"""
        suspicious events = defaultdict(list)
        with open(log path, 'r') as f:
            for line num, line in enumerate(f, 1):
                for pattern name, pattern in
self.suspicious patterns.items():
                    match = re.search(pattern, line,
re.IGNORECASE)
                    if match:
                        event = {
                             'line number': line_num,
                             'timestamp':
self. extract timestamp(line),
                             pattern': pattern name,
                             'content': line.strip(),
                             'extracted data': match.groups()
                        }
suspicious events[pattern name].append(event)
```

```
return dict(suspicious events)
   def extract timestamp(self, log line):
       """Extrait le timestamp d'une ligne de log"""
       timestamp patterns = [
           r'(\d{4}-\d{2}-\d{2}\d{2}:\d{2})',
           r'(\w{3} \d{2} \d{2}:\d{2})',
           r'(\d{2}/\d{2})'
       ]
       for pattern in timestamp patterns:
           match = re.search(pattern, log line)
           if match:
               return match.group(1)
       return "Unknown"
   def generate report(self, analysis results):
        """Génère un rapport d'analyse"""
        report = {
            'analysis timestamp': datetime.now().isoformat(),
            'total suspicious events': sum(len(events) for
events in analysis results.values()),
            'events by type': {k: len(v) for k, v in
analysis results.items()},
           'detailed events': analysis results
       return report
# Utilisation
if name == " main ":
   analyzer = DFIRLogAnalyzer()
    results = analyzer.analyze log file('/var/log/auth.log')
    report = analyzer.generate report(results)
   print(json.dumps(report, indent=2))
```

Script Bash - Collecte Rapide d'Artefacts

```
#!/bin/bash
# Script de collecte rapide d'artefacts DFIR
# Usage: ./quick_collect.sh [output_directory]

OUTPUT_DIR=${1:-"/tmp/dfir_collection_$(date +%Y%m%d_%H%M%S)"}
mkdir -p "$OUTPUT_DIR"

echo "[+] Collecte d'artefacts DFIR - $(date)"
echo "[+] Répertoire de sortie: $OUTPUT_DIR"

# Informations système
echo "[+] Collecte des informations système..."
```

```
uname -a > "$OUTPUT DIR/system info.txt"
uptime >> "$OUTPUT DIR/system info.txt"
whoami >> "$OUTPUT DIR/system info.txt"
id >> "$OUTPUT DIR/system info.txt"
# Processus en cours
echo "[+] Collecte des processus..."
ps aux > "$OUTPUT DIR/processes.txt"
pstree > "$OUTPUT DIR/process tree.txt"
# Connexions réseau
echo "[+] Collecte des connexions réseau..."
netstat -tulpn > "$OUTPUT DIR/network connections.txt"
ss -tulpn > "$OUTPUT DIR/socket stats.txt"
# Utilisateurs connectés
echo "[+] Collecte des utilisateurs..."
who > "$OUTPUT DIR/logged users.txt"
last -n 50 > "$OUTPUT DIR/login history.txt"
# Fichiers récemment modifiés
echo "[+] Recherche de fichiers récents..."
find /tmp -type f -mtime -1 2>/dev/null > "$OUTPUT DIR/
recent tmp files.txt"
find /var/log -type f -mtime -1 2>/dev/null > "$OUTPUT_DIR/
recent log files.txt"
# Logs système critiques
echo "[+] Copie des logs critiques..."
cp /var/log/auth.log "$OUTPUT DIR/" 2>/dev/null
cp /var/log/syslog "$OUTPUT DIR/" 2>/dev/null
cp /var/log/kern.log "$OUTPUT DIR/" 2>/dev/null
# Hash de vérification
echo "[+] Génération des hashes..."
find "$OUTPUT DIR" -type f -exec sha256sum {} \; > "$OUTPUT DIR/
file hashes.txt"
echo "[+] Collecte terminée: $OUTPUT DIR"
echo "[+] Fichiers collectés: $(find "$OUTPUT DIR" -type f | wc
-l)"
```

Chapitre 28: Formation Continue

SEC Certifications Recommandées

Y Certifications DFIR Essentielles

Certification	Organisme	Niveau	Durée	Coût
GCIH	SANS	Débutant	40h	\$ \$ \$
GCFA	SANS	Intermédiaire	60h	\$ \$ \$
GNFA	SANS	Avancé	60h	\$ \$ \$
CISSP	(ISC) ²	Expert	150h	\$ \$
CISM	ISACA	Management	100h	\$ \$

© Spécialisations Techniques

- GREM Reverse Engineering Malware
- GMON Continuous Monitoring
- · GPEN Penetration Testing
- GCTI Cyber Threat Intelligence
- GCED Certified Enterprise Defender

A Laboratoires de Formation

Environnements Pratiques

- · SANS NetWars Compétitions DFIR
- CyberDefenders Challenges forensiques
- TryHackMe Modules DFIR
- HackTheBox Scénarios réalistes
- Immersive Labs Formation entreprise

Ressources d'Apprentissage

SELIVITES DE RÉFÉRENCE

- "The Art of Memory Forensics" Volatility Foundation
- "Digital Forensics with Open Source Tools" Cory Altheide
- "Incident Response & Computer Forensics" Luttgens, Pepe, Mandia

"Malware Analyst's Cookbook" - Ligh, Adair, Hartstein, Richard

(f) Communautés et Forums

- DFIR Community Slack workspace
- Reddit r/computerforensics Discussions techniques
- SANS DFIR Summit Conférences annuelles
- BSides Events Événements locaux
- FIRST.org Incident Response teams

OPPRIENT DE LA COMPANY DE LA

Progression Recommandée (12-24 mois)

Phase 1: Fondamentaux (Mois 1-6) - [] Formation SANS FOR508 (Computer Forensic Essentials) - [] Certification GCFA (GIAC Certified Forensic Analyst) - [] Pratique avec Autopsy et Volatility - [] Participation à des challenges CTF

Phase 2: Spécialisation (Mois 7-12) - [] Formation SANS FOR610 (Reverse Engineering Malware) - [] Certification GREM (GIAC Reverse Engineering Malware) - [] Développement de scripts d'automatisation - [] Contribution à des projets open source

Phase 3: Expertise (Mois 13-24) - [] Formation SANS FOR578 (Cyber Threat Intelligence) - [] Certification GCTI (GIAC Cyber Threat Intelligence) - [] Mentorat d'équipes junior - [] Présentation en conférences

Métriques et KPIs DFIR

© Indicateurs de Performance Clés

Métriques Temporelles

- MTTD (Mean Time To Detection) Temps moyen de détection
- MTTR (Mean Time To Response) Temps moyen de réponse
- MTTC (Mean Time To Containment) Temps moyen de confinement
- MTTE (Mean Time To Eradication) Temps moyen d'éradication

Métriques de Qualité

- Taux de faux positifs Alertes incorrectes
- Taux de couverture Incidents détectés vs réels
- Précision d'attribution Exactitude de l'analyse

• Complétude des preuves - Artefacts collectés

« Métriques Business

- Coût par incident Ressources mobilisées
- Impact business Perte de revenus
- Temps d'arrêt Indisponibilité services
- Satisfaction client Perception externe

📊 Dashboard de Monitoring

```
# Exemple de dashboard métriques DFIR
class DFIRMetricsDashboard:
    def init (self):
        self.metrics = {
            'incidents total': 0,
            'incidents resolved': 0,
            'avg response time': 0,
            'critical incidents': 0
        }
    def calculate kpis(self):
        """Calcule les KPIs principaux"""
        if self.metrics['incidents total'] > 0:
            resolution rate =
(self.metrics['incidents resolved'] /
                             self.metrics['incidents total']) *
100
            critical rate =
(self.metrics['critical incidents'] /
                           self.metrics['incidents total']) *
100
            return {
                'resolution rate': f"{resolution rate:.1f}%",
                'critical rate': f"{critical rate:.1f}%",
                'avg response time':
f"{self.metrics['avg response time']:.1f}h"
        return {}
```

Références et Bibliographie

Standards et Frameworks

- 1. NIST SP 800-61r3 Computer Security Incident Handling Guide (2025)
- 2. SANS PICERL Methodology Incident Response Process
- 3. ISO/IEC 27035 Information Security Incident Management
- 4. ENISA Guidelines Good Practice Guide for Incident Management
- 5. FIRST CVSS Common Vulnerability Scoring System

m Organismes de Référence

- NIST National Institute of Standards and Technology
- · SANS Institute SysAdmin, Audit, Network, Security
- FIRST Forum of Incident Response and Security Teams
- ENISA European Union Agency for Cybersecurity
- (ISC)² International Information System Security Certification Consortium

Outils et Technologies

- Volatility Foundation Memory Analysis Framework
- The Sleuth Kit Digital Investigation Platform
- Plaso Project Super Timeline Analysis
- YARA Project Malware Identification and Classification
- Sigma Project Generic Signature Format for SIEM

Publications Académiques

- 1. Casey, E. & Rose, C. (2018). "Handbook of Digital Forensics and Investigation"
- 2. Garfinkel, S. (2010). "Digital Forensics Research: The Next 10 Years"
- 3. Quick, D. & Choo, K.K.R. (2014). "Impacts of Increasing Volume of Digital Forensic Data"
- 4. Lillis, D. et al. (2016). "Current Challenges and Future Research Areas for Digital Forensic Investigation"

™ Conclusion

Ce manuel DFIR Ultra Pro V2.0 représente un guide complet et pratique pour les professionnels de la cybersécurité engagés dans l'investigation numérique et la réponse aux incidents. Avec plus de 28 chapitres couvrant les fondamentaux, les procédures

opérationnelles, les cas pratiques, les techniques avancées, les technologies émergentes et les ressources de formation, ce document constitue une référence indispensable pour toute équipe DFIR.

@ Points Clés à Retenir

- 1. **Préparation Cruciale** La phase de préparation détermine l'efficacité de toute la réponse
- 2. Méthodologie Rigoureuse Suivre les frameworks NIST et SANS PICERL
- 3. Préservation des Preuves Maintenir l'intégrité de la chaîne de custody
- 4. Formation Continue Rester à jour avec les menaces émergentes
- 5. Automatisation Utiliser des scripts pour améliorer l'efficacité
- 6. Collaboration Travailler en équipe et partager les connaissances

🚀 Évolution Future

Le domaine DFIR continue d'évoluer rapidement avec l'émergence de nouvelles technologies et menaces. Les professionnels doivent s'adapter aux défis du cloud computing, de l'intelligence artificielle, de l'IoT et des attaques de nouvelle génération. Ce manuel sera régulièrement mis à jour pour refléter ces évolutions.

Support et Communauté

Pour toute question, suggestion d'amélioration ou partage d'expérience, n'hésitez pas à rejoindre la communauté DFIR et à contribuer à l'amélioration continue de ce guide.

Donne investigation et restez vigilants!

Version 2.0 - Juin 2025

© Manus AI - Guide DFIR Ultra Pro