Cybersecurity as a Service, AI e Active Adversary
Come gestire una difesa proattiva ed efficace

Mauro Cicognini | Comitato Scientifico, *Clusit*
Walter Narisoni | Director Sales Engineer South EMEA, Sophos

Mauro Cicognini

COMITATO SCIENTIFICO

FOUNDING PARTNER

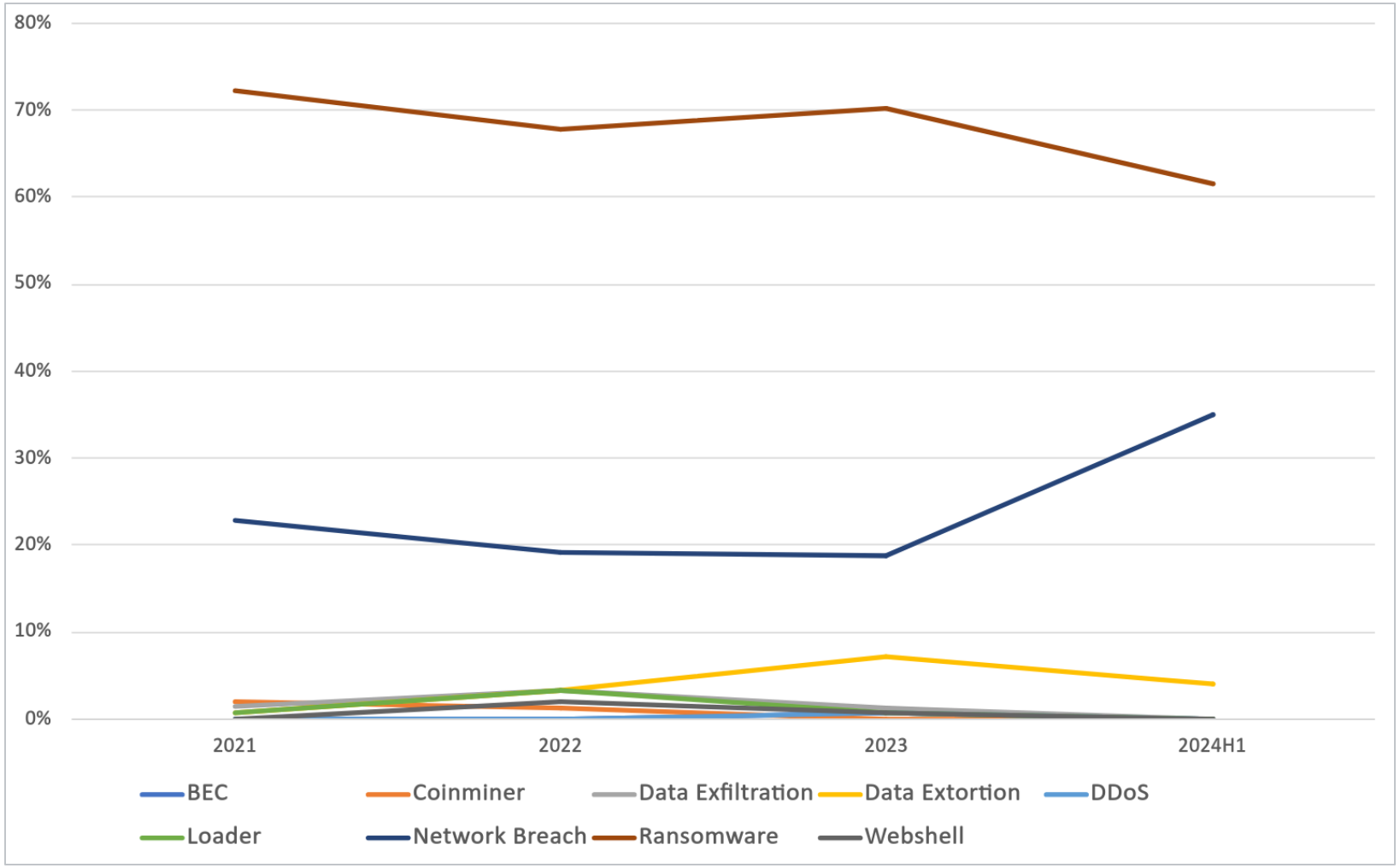
Cybersecurity as a Service, AI e Active Adversary

Come gestire una difesa proattiva ed efficace

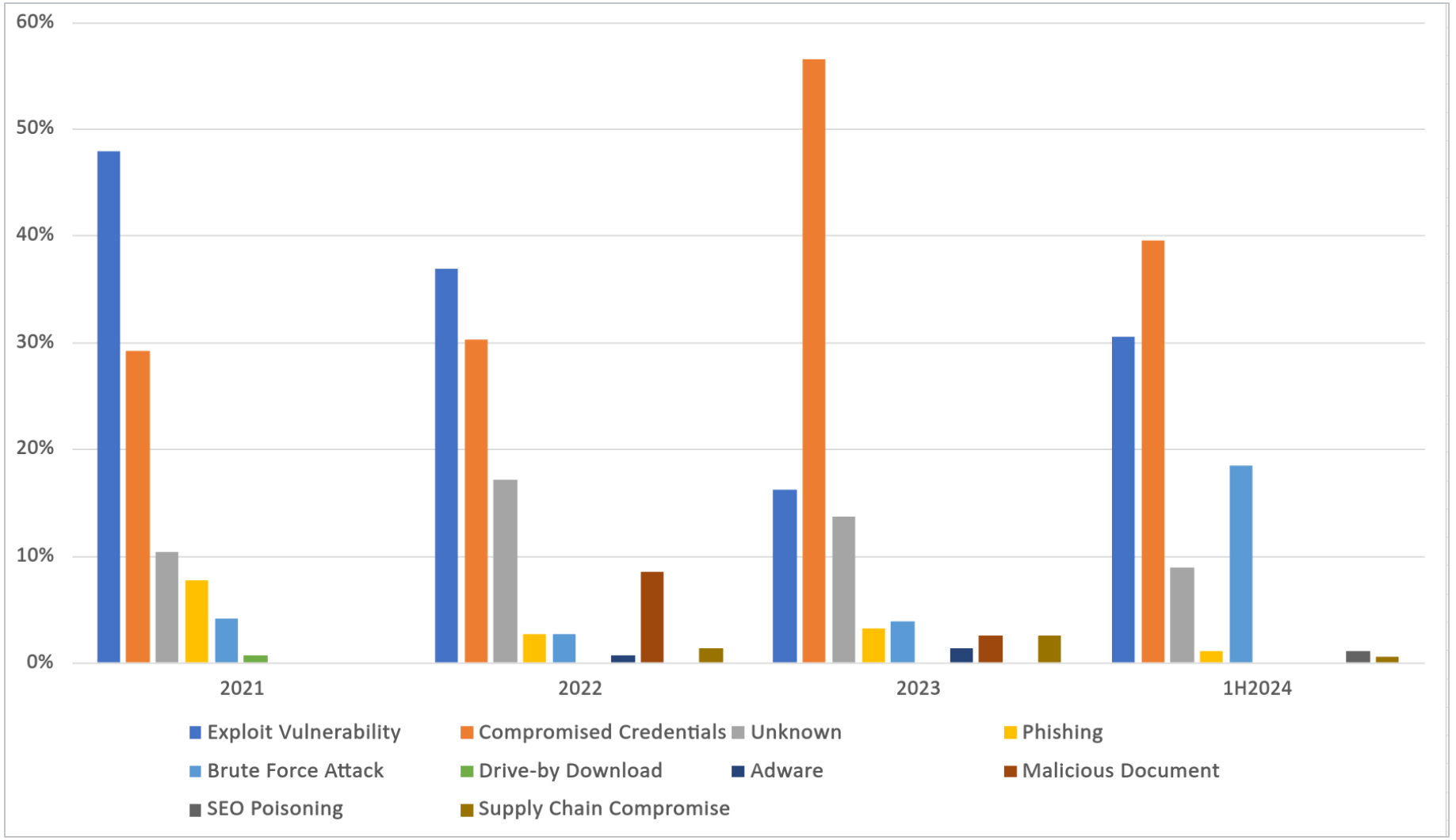
SOPHOS

Chiudere RDP esposti, Utilizzare MFA e Applicare patch ai server vulnerabili.

Tipi di attacco (cosa)



Root cause (perché)



Limite di velocità per i cattivi?

Tempo di permanenza mediano: Non-Ransomware

2022	2023	1H2024
11 days	10 days	12 days
9 days	5 days	5.5 days

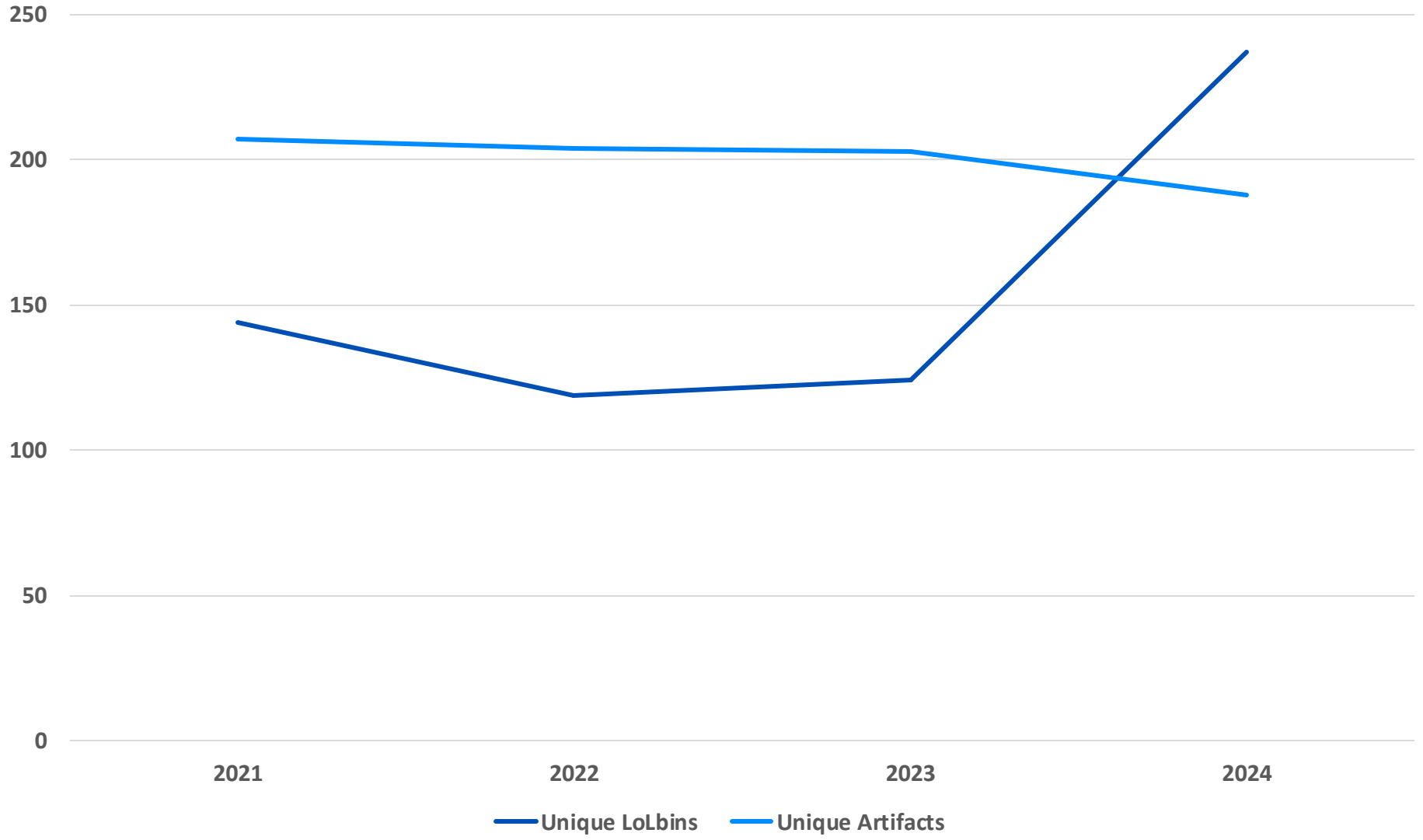
Tempo di permanenza mediano: Incidenti ransomware

La corsa ad Active Directory

0.43 Giorni = **10.33 Ore**

Tempo medio per raggiungere Active-Directory nel 1H2024

Nascondendosi in bella vista

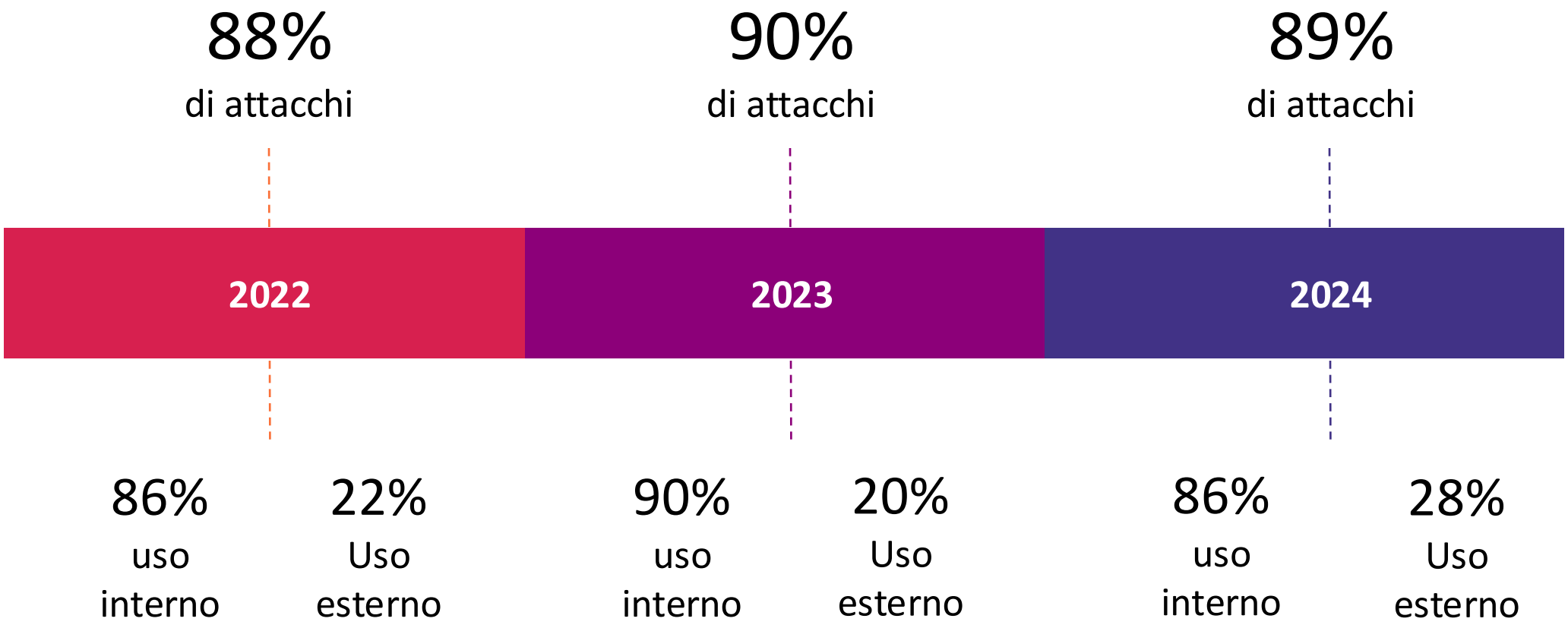


Living off the Land (i.e., sfruttando strumenti informatici legittimi)

Rank	2022	2023	1H2024	Rank
1	RDP	RDP	RDP	1
2	PowerShell	PowerShell	PowerShell	2
3	cmd.exe	cmd.exe	cmd.exe	3
4	PsExec	net.exe	net.exe	4
5	Task Scheduler	PsExec	ping.exe	5
6	net.exe	Task Scheduler	nltest.exe	6
7	rundll32.exe	rundll32.exe	rundll32.exe	7
8	WMI	ping.exe	notepad.exe	8
9	whoami.exe	nltest.exe	WMI	9
10	ping.exe	reg.exe	PsExec	10
11	reg.exe	WMI	whoami.exe	11

RDP
(Remote Disaster Protocol)

Ubiquità dell'RDP negli attacchi



TOTAL RESULTS

4,160,150

TOP COUNTRIES

China	1,588,540
United States	666,832
Germany	204,481
Japan	123,558
Russian Federation	114,867

More...

TOP PORTS

3389	3,907,652
135	230,691
3388	18,466
593	2,800
5900	524

More...

TOP ORGANIZATIONS

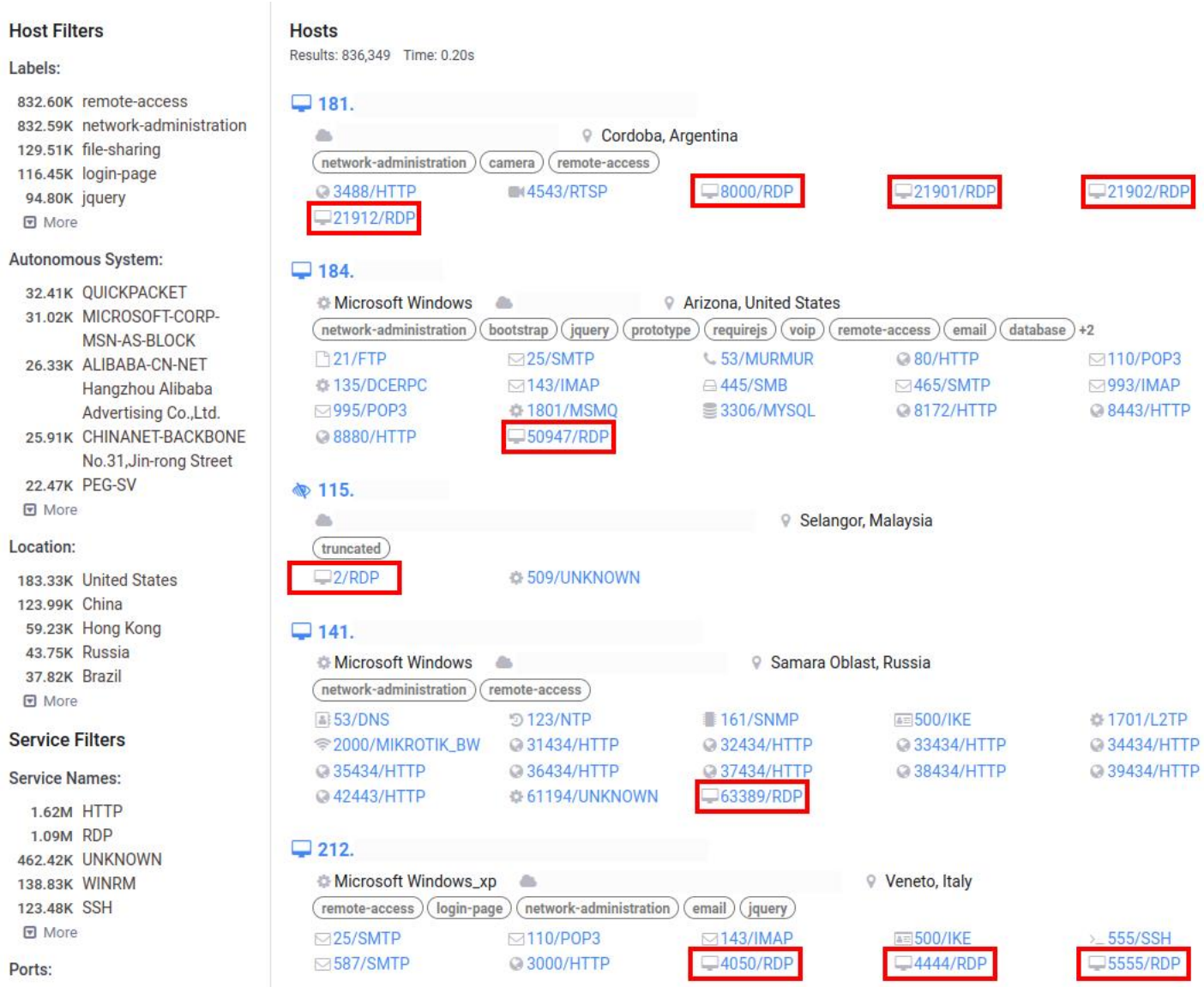
Tencent cloud computing (Beijing) Co., ...	429,374
Aliyun Computing Co., LTD	329,382
Tencent Cloud Computing (Beijing) Co.,...	292,630
Microsoft Corporation	174,790
Amazon Technologies Inc.	105,593

More...

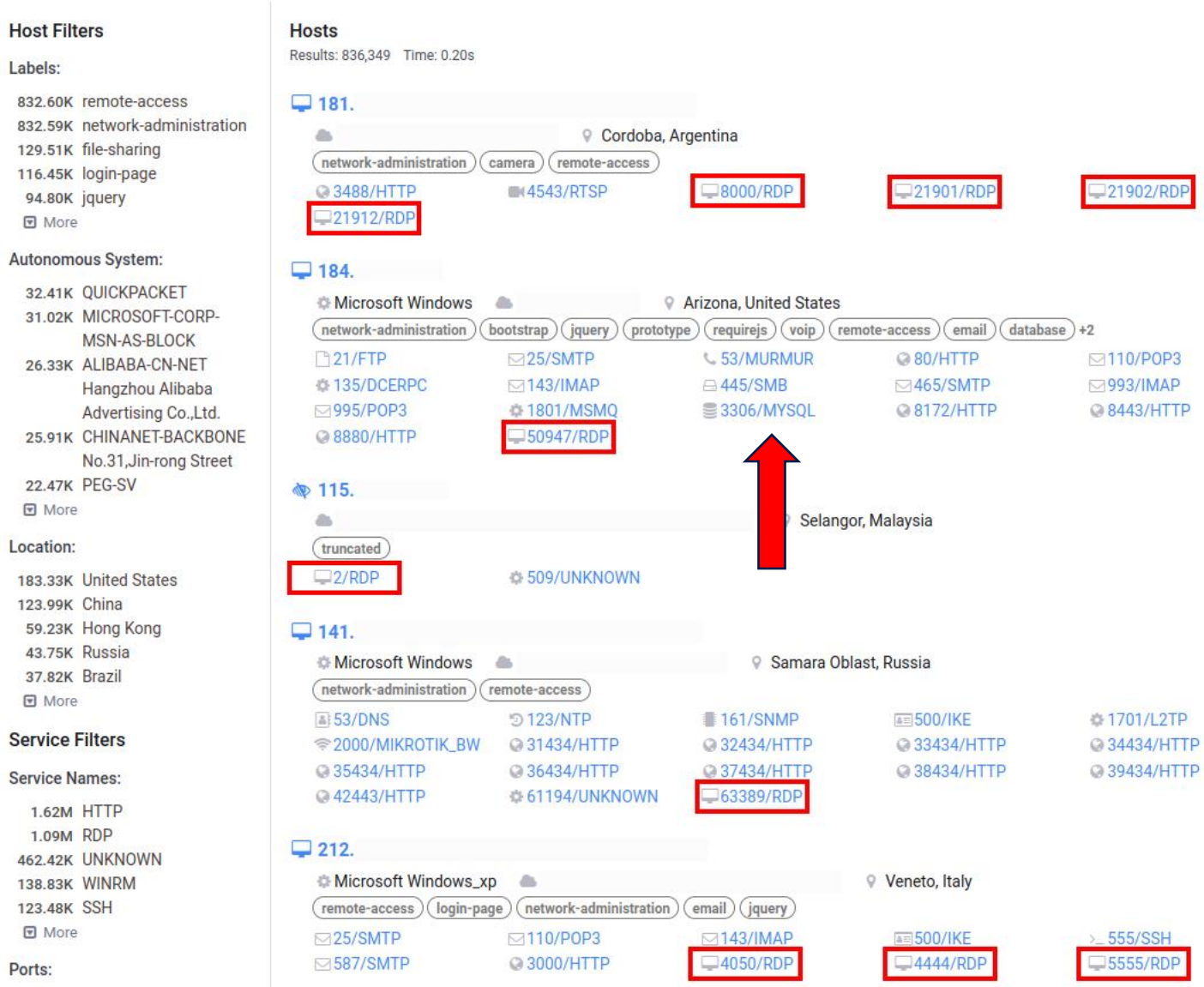
TOP PRODUCTS

Remote Desktop Protocol	3,902,417
Microsoft RPC Endpoint Mapper	230,691
Microsoft RPC Endpoint Mapper over HTTP	2,800

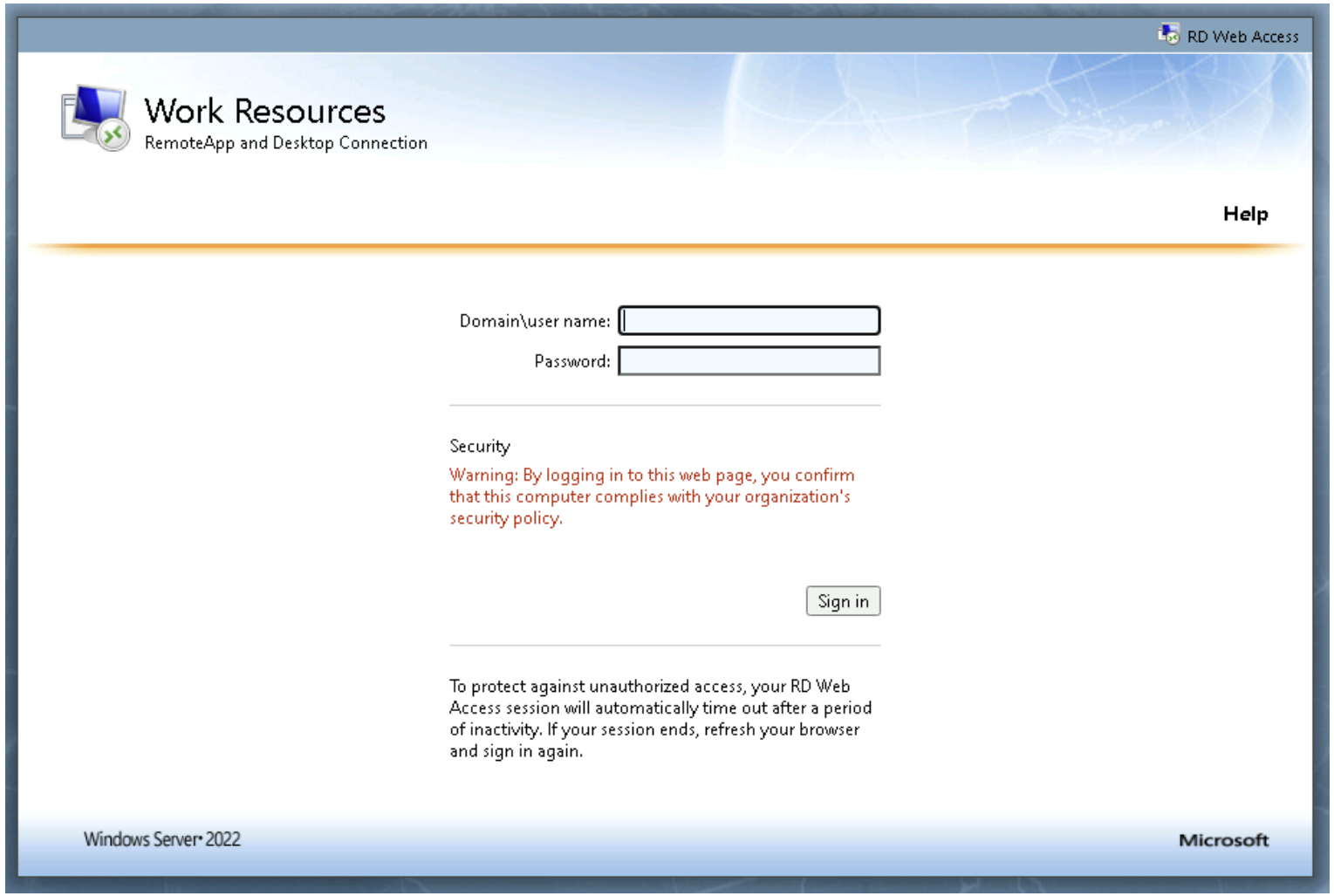
Non puoi nascondere



Non puoi nascondere



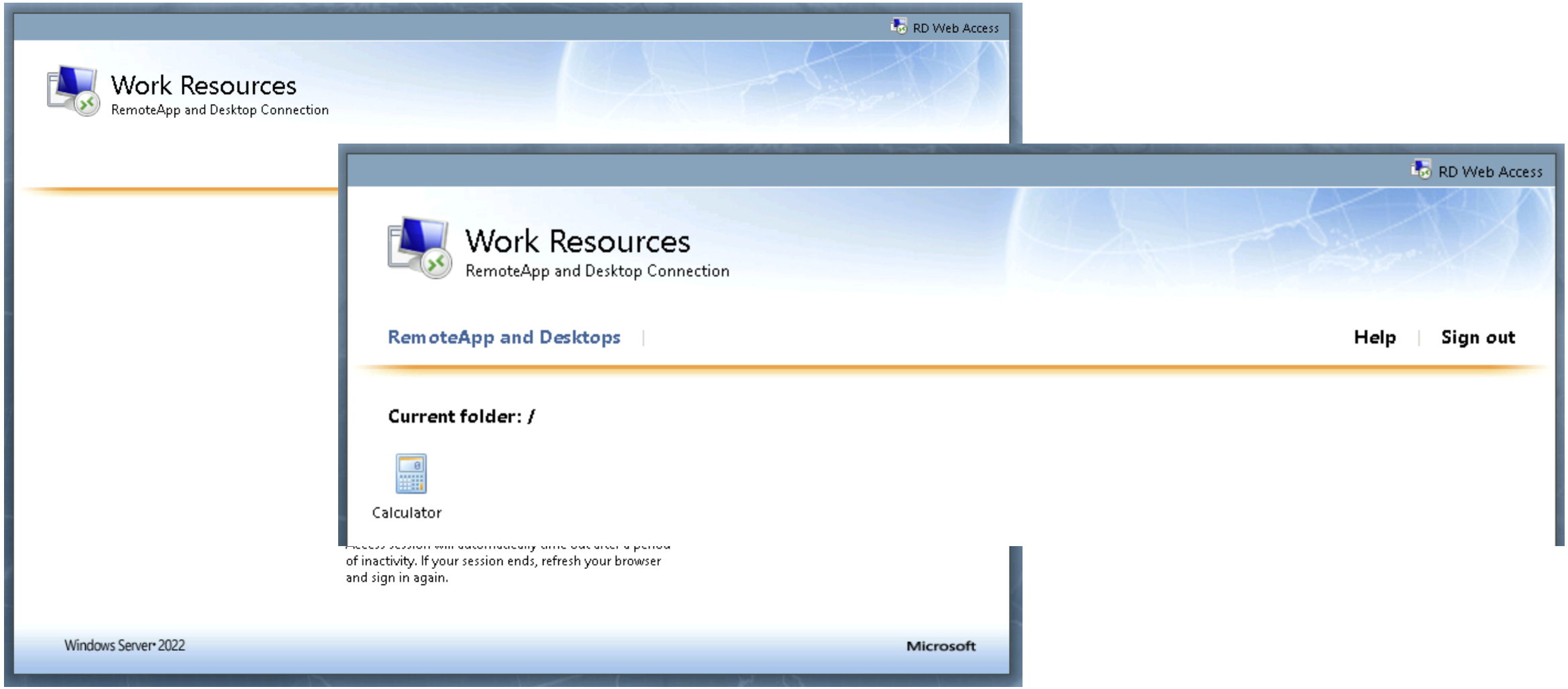
Accesso Web Desktop remoto



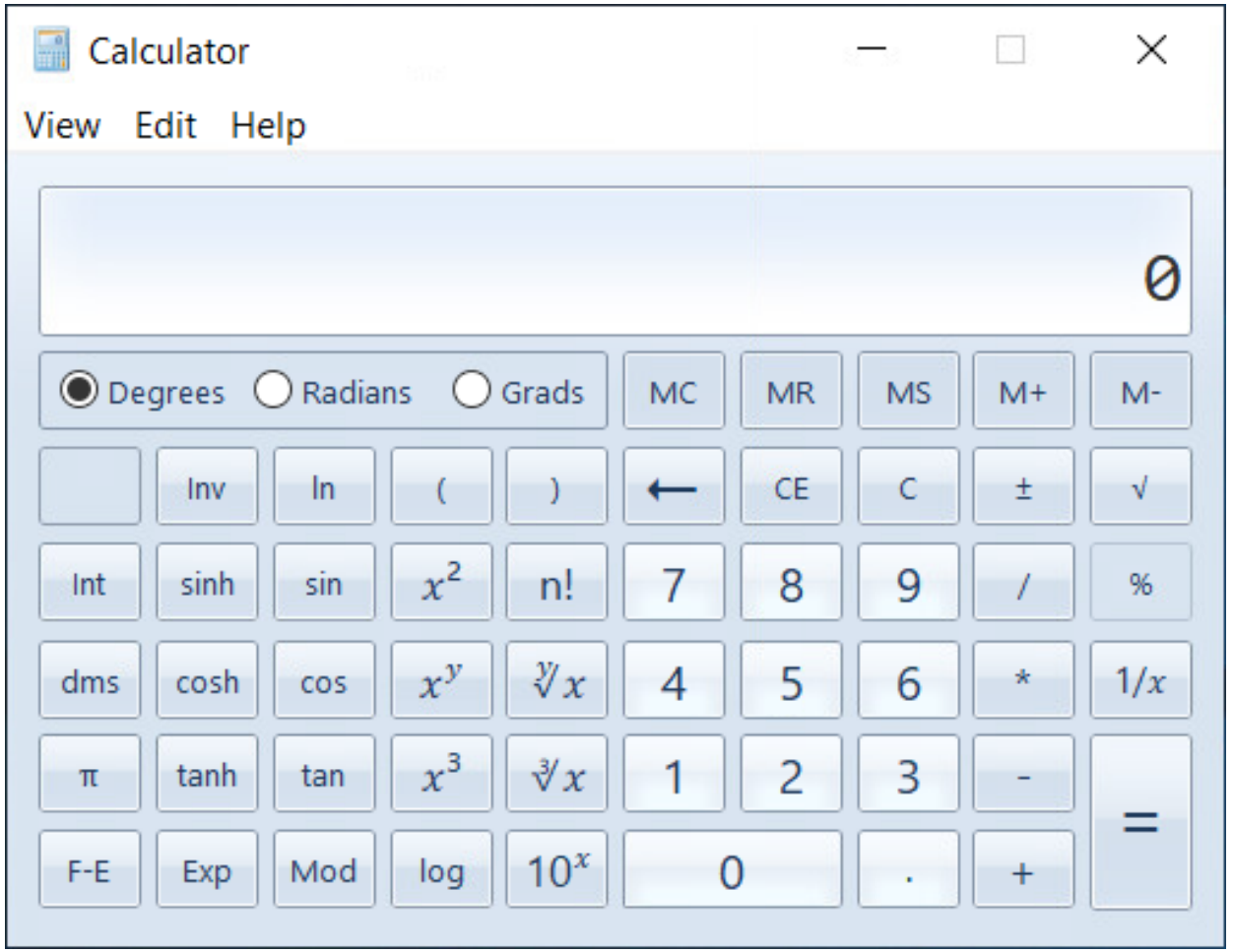
Accesso Web Desktop remoto

event_timestamp	event	subject_usernam	subject_doma	target_username	logon_typ	name	remote_addre	description
2024-02-08 04:15:53	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	melissa	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:17:04	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	power	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:17:18	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	kimberly	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:18:22	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	test.user	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:20:23	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	dbaccess	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:20:28	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	server	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:21:33	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	client	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:21:54	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	support	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:22:11	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	freebox	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:22:16	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	auditor	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:22:47	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	steven	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:23:21	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	patricia	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:24:12	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	jeffrey	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:24:29	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	brian	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:24:38	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	daniel	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:24:44	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	default	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:24:47	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	test.user	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:24:54	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	michelle	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:25:37	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	access	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:26:32	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	webadmin	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:28:10	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	vendor	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:28:15	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	thomas	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:28:42	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	timothy	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:29:30	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	care	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:29:34	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	david	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:29:41	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	user	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:30:07	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	cookie	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:30:18	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	app	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:30:22	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	donald	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:30:50	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	private	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:31:00	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	query	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.
2024-02-08 04:31:05	4625	RDWebAccess	IIS APPPOOL	richard	3	C:\Windows\System32\inetsrv\w3wp.exe	-	An account failed to log on.

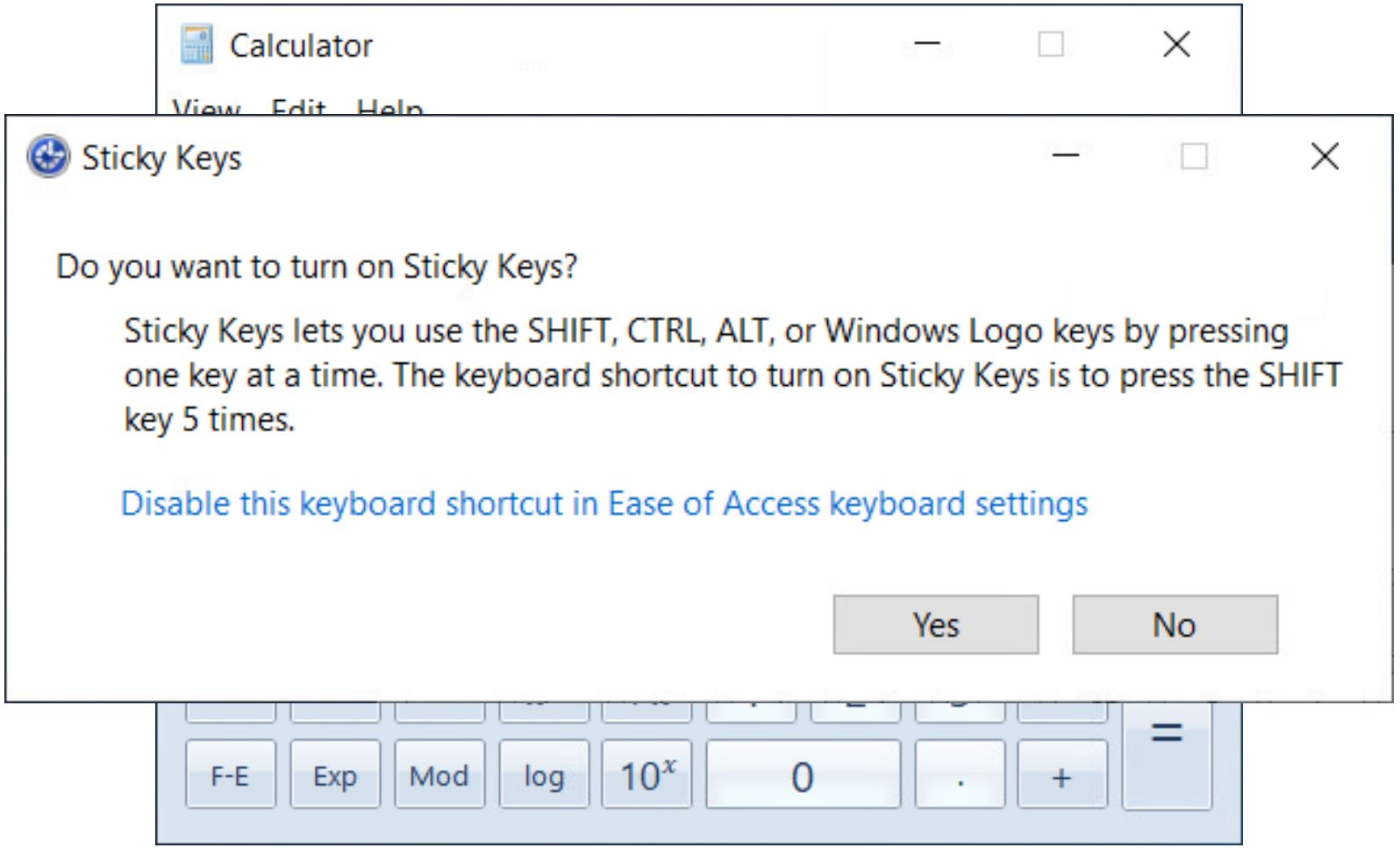
Accesso Web Desktop remoto



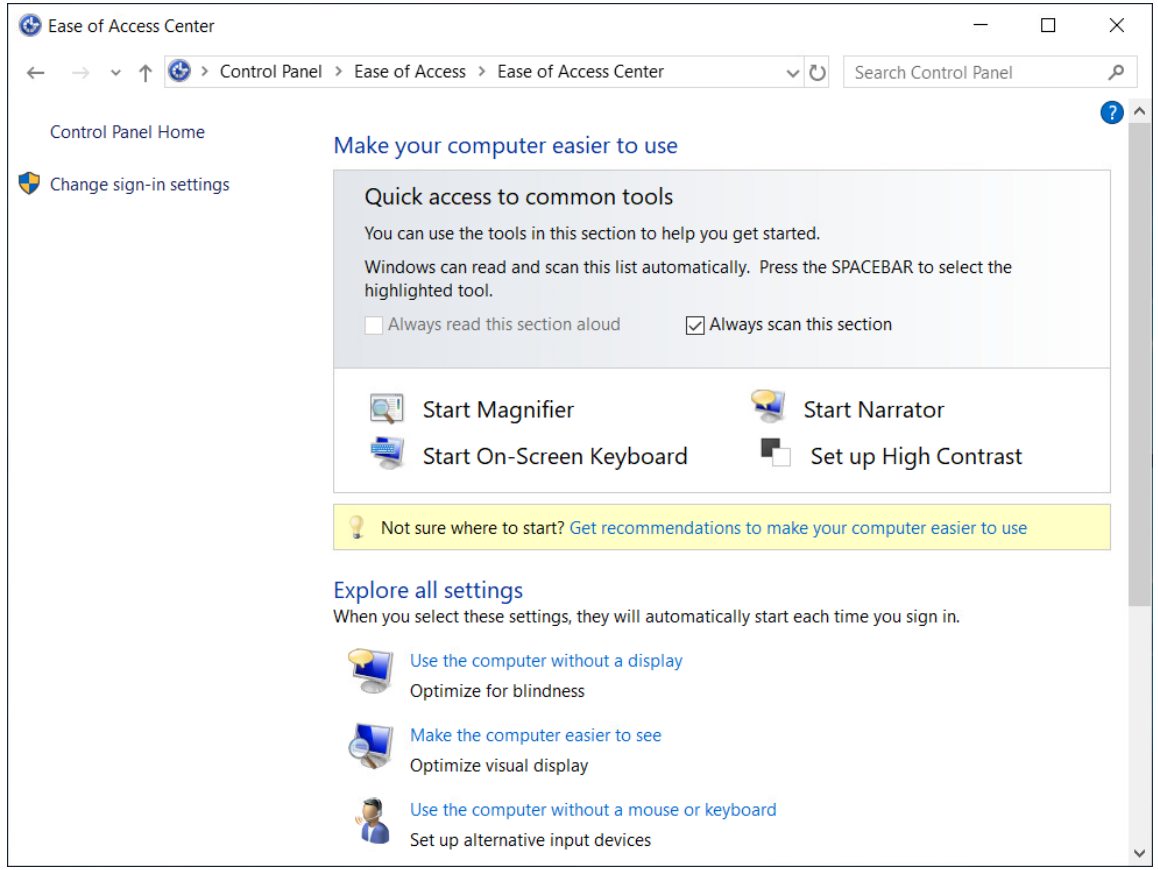
Accesso Web Desktop remoto



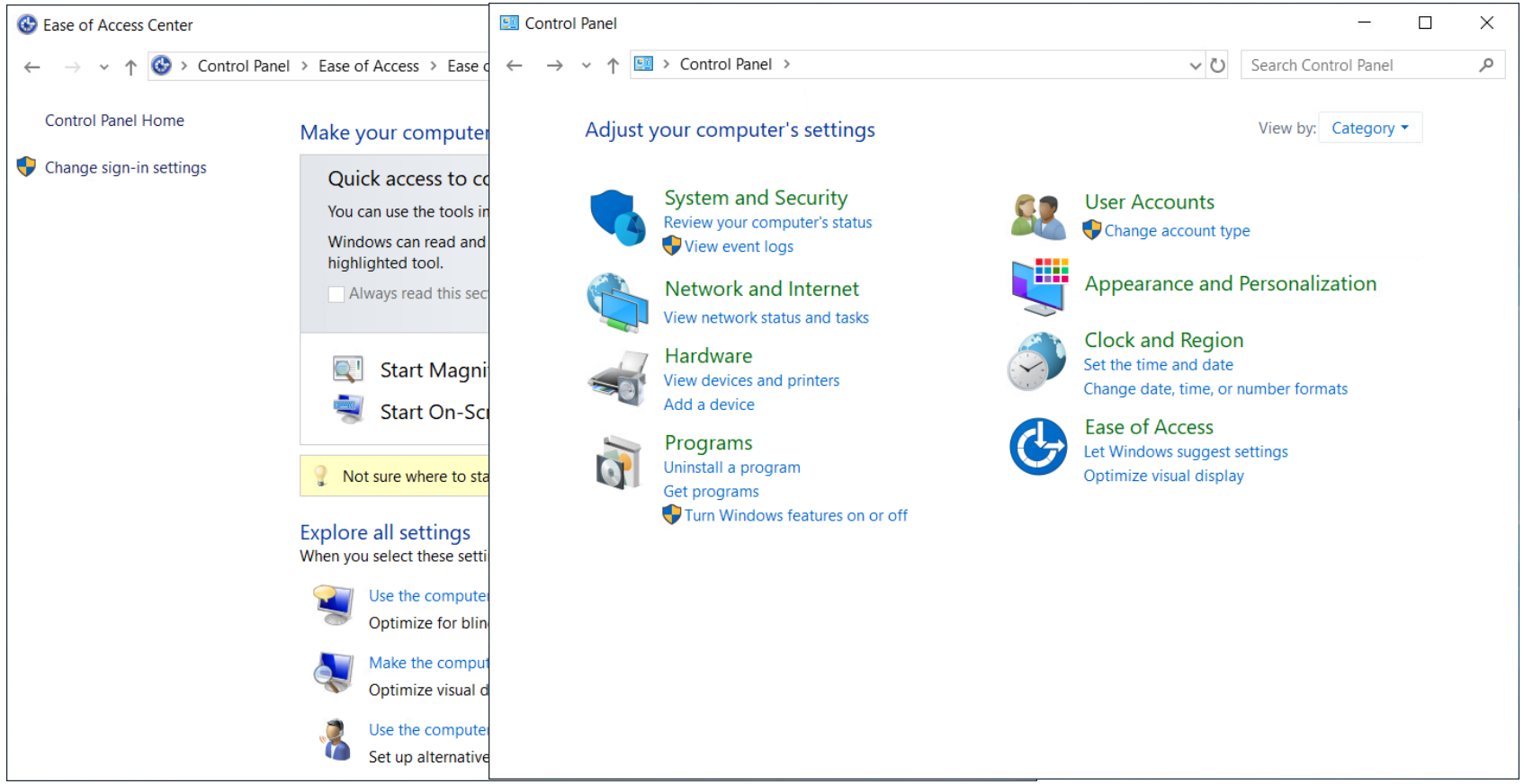
Accesso Web Desktop remoto



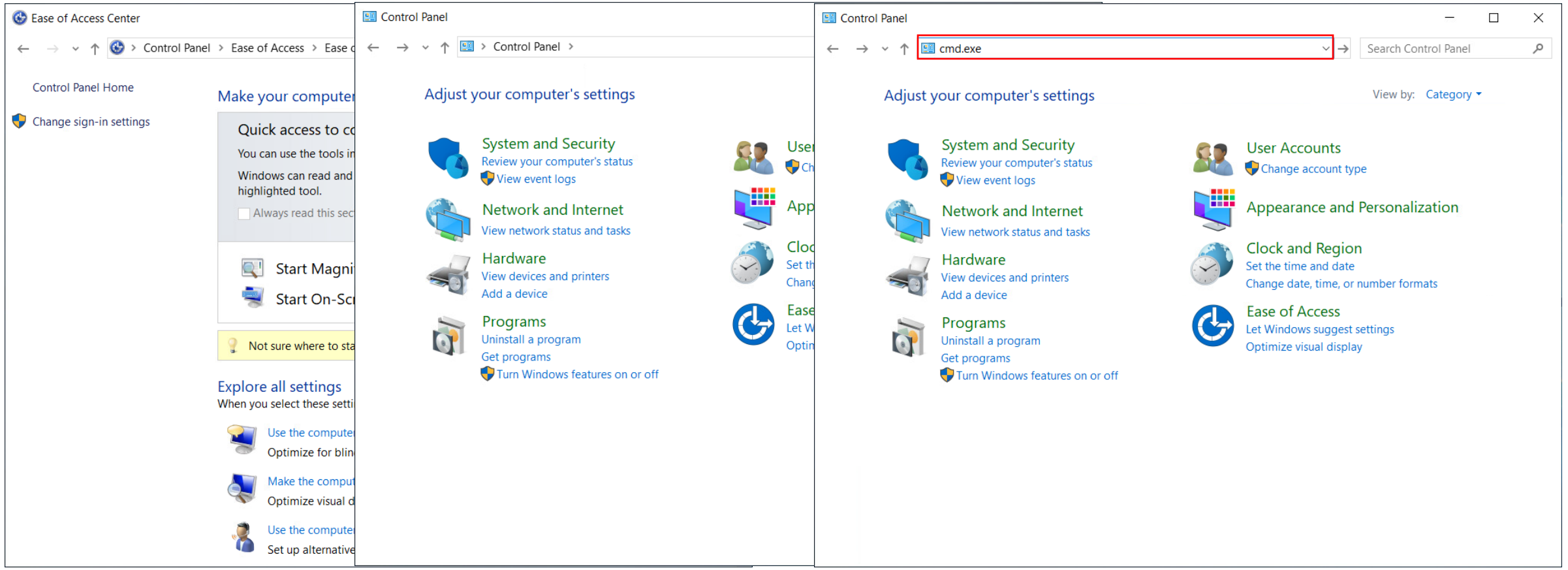
Accesso Web Desktop remoto



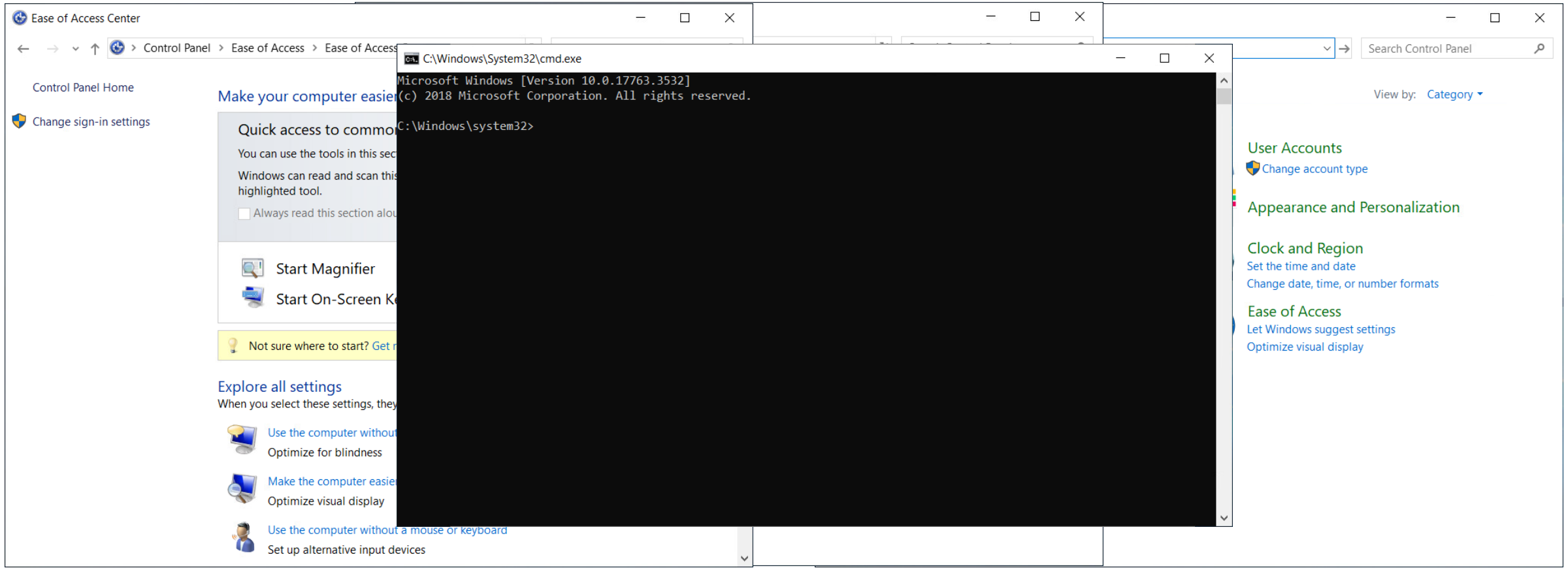
Accesso Web Desktop remoto



Accesso Web Desktop remoto



Accesso Web Desktop remoto



Accesso Web Desktop remoto

date_time	sophos_pid	cmdline
2024-01-12 15:36:53	8844:133495474138721969	"PowerShell.exe" -noexit -command Set-Location -literalPath 'C:\Users
2024-01-12 15:37:09	11168:133495474294158054	"C:\Windows\System32\cmd.exe"
2024-01-12 15:37:21	10256:133495474415113997	nltest /dclist:
2024-01-12 15:37:33	9692:133495474532985924	nltest /domain_trusts
2024-01-12 15:40:46	9848:133495476463311150	net user [redacted] /domain
2024-01-12 15:40:46	9688:133495476463728999	C:\Windows\system32\net1 user [redacted] /domain
2024-01-12 15:43:06	8304:133495477866076216	"C:\Windows\System32\WindowsPowerShell\v1.0\powershell.exe" -r

MFA

Vettori di attacco in evoluzione

Credenziali compromesse

2024

57%

2023

30%

Vulnerabilità sfruttate

2024

25%

2023

37%

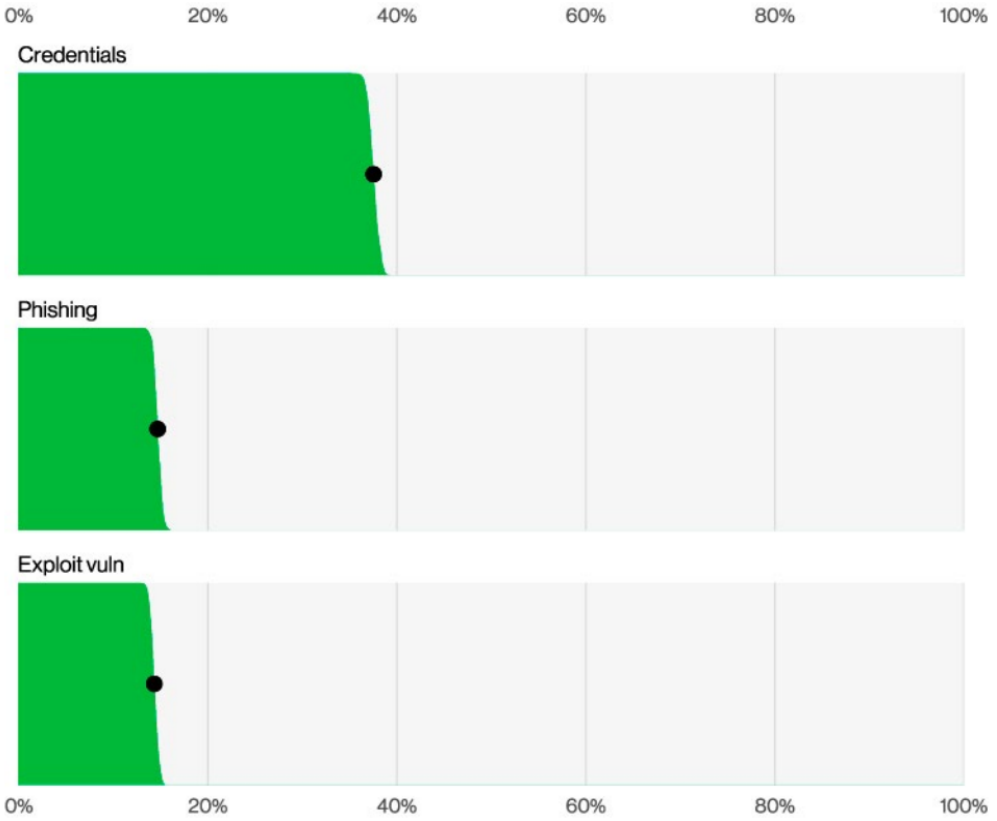
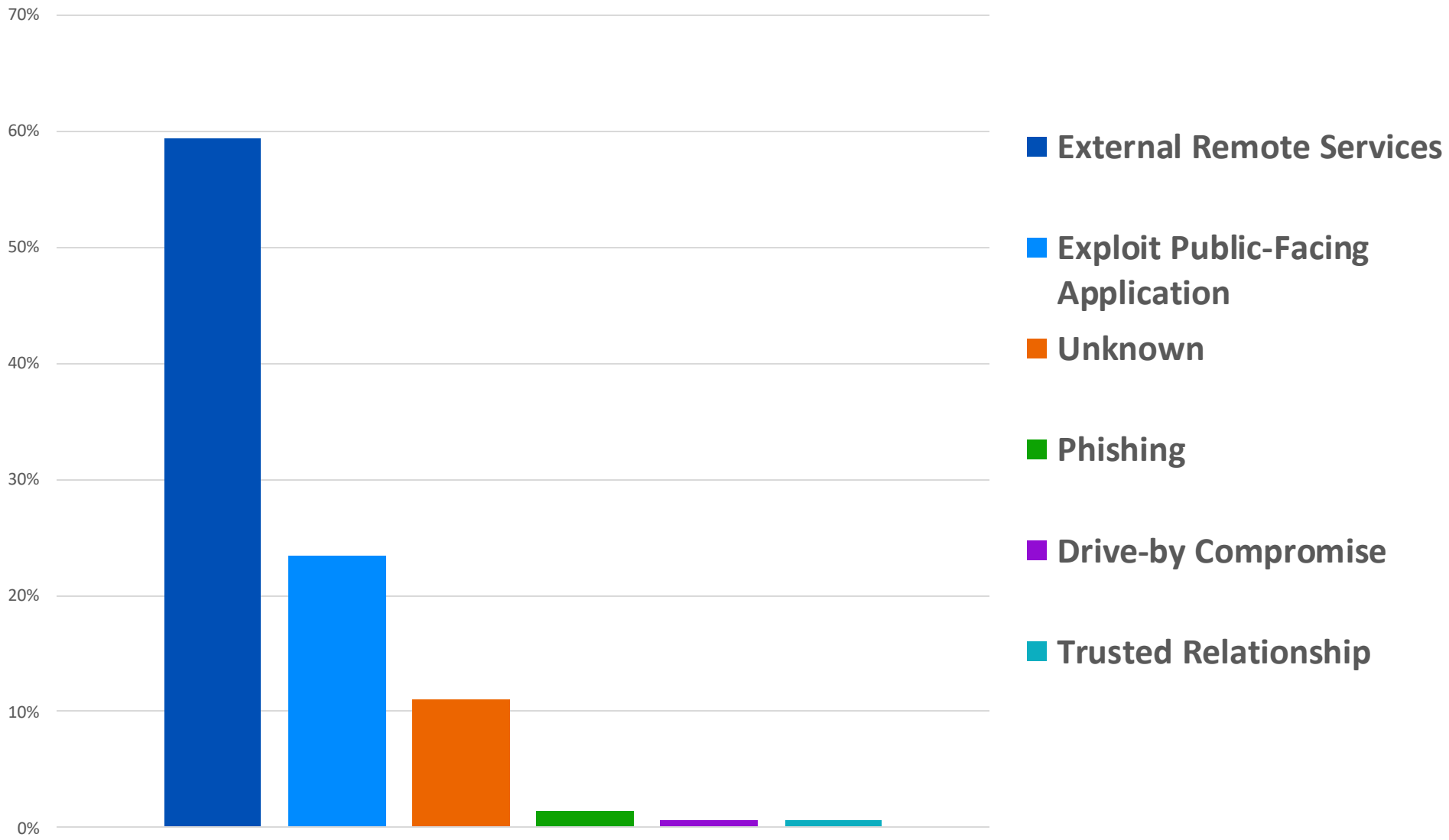


Figure 1. Select ways-in enumerations in non-Error, non-Misuse breaches (n=6,963)

Accesso iniziale (come)



Portali pubblici sconosciuti

70%

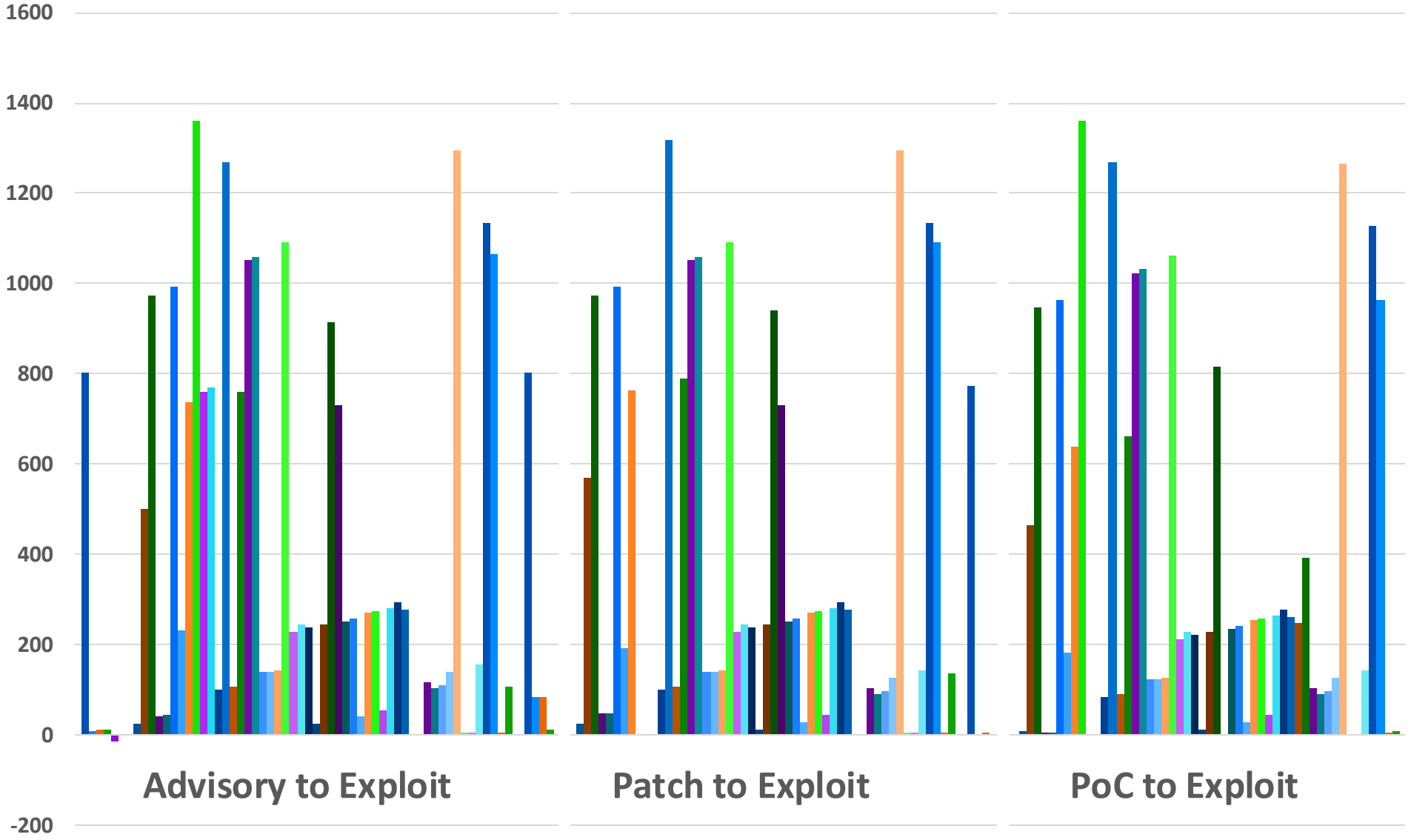
La mancanza di MFA lascia la porta aperta agli avversari

56%

Degli incidenti risolti nel 1° semestre 2024 non era configurata l'autenticazione a più fattori (MFA).

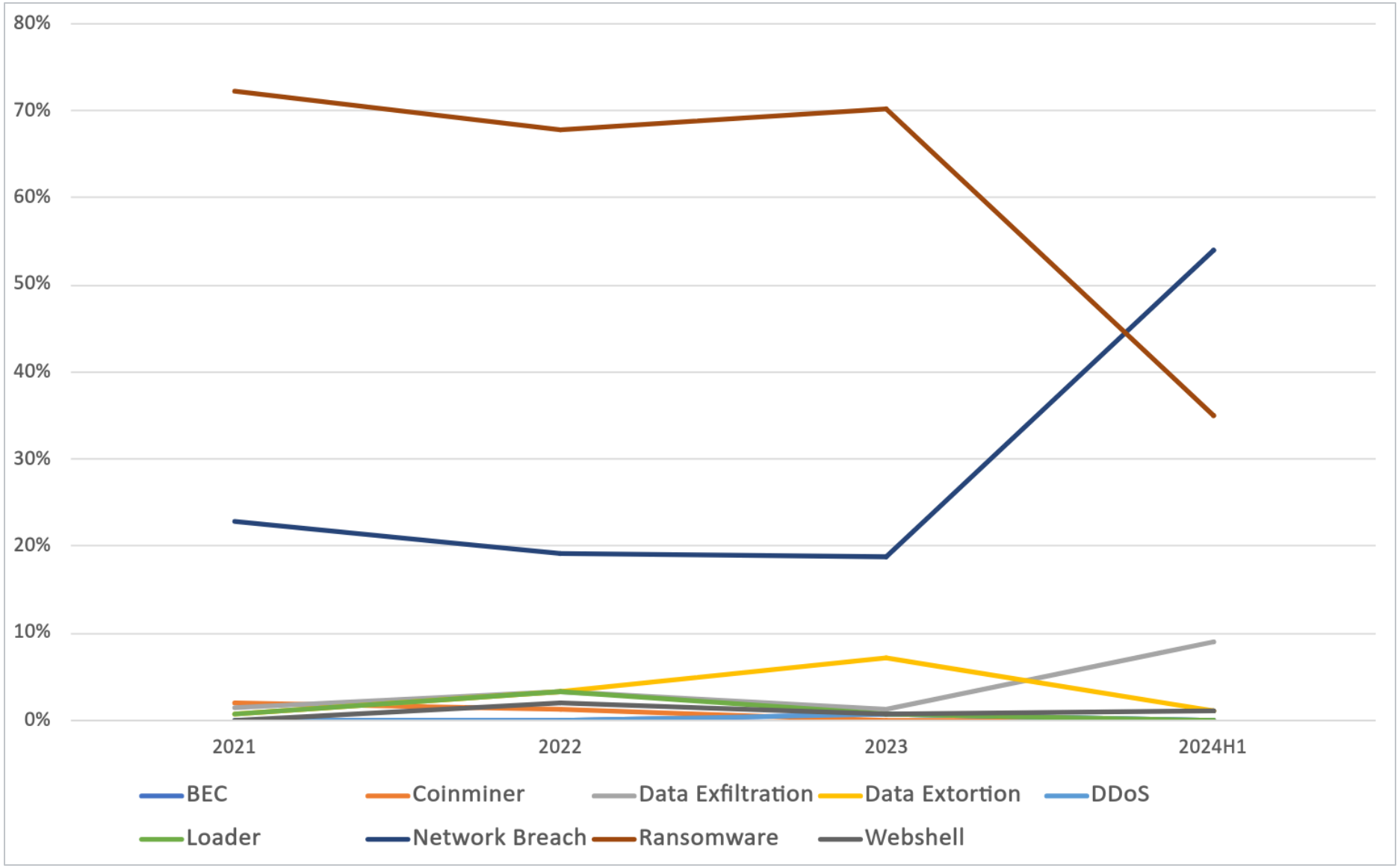
Vulnerabilità

N-day, all day


1600
1400
1200
1000
800
600
400
200
0
-200
Advisory to Exploit
Patch to Exploit
PoC to Exploit

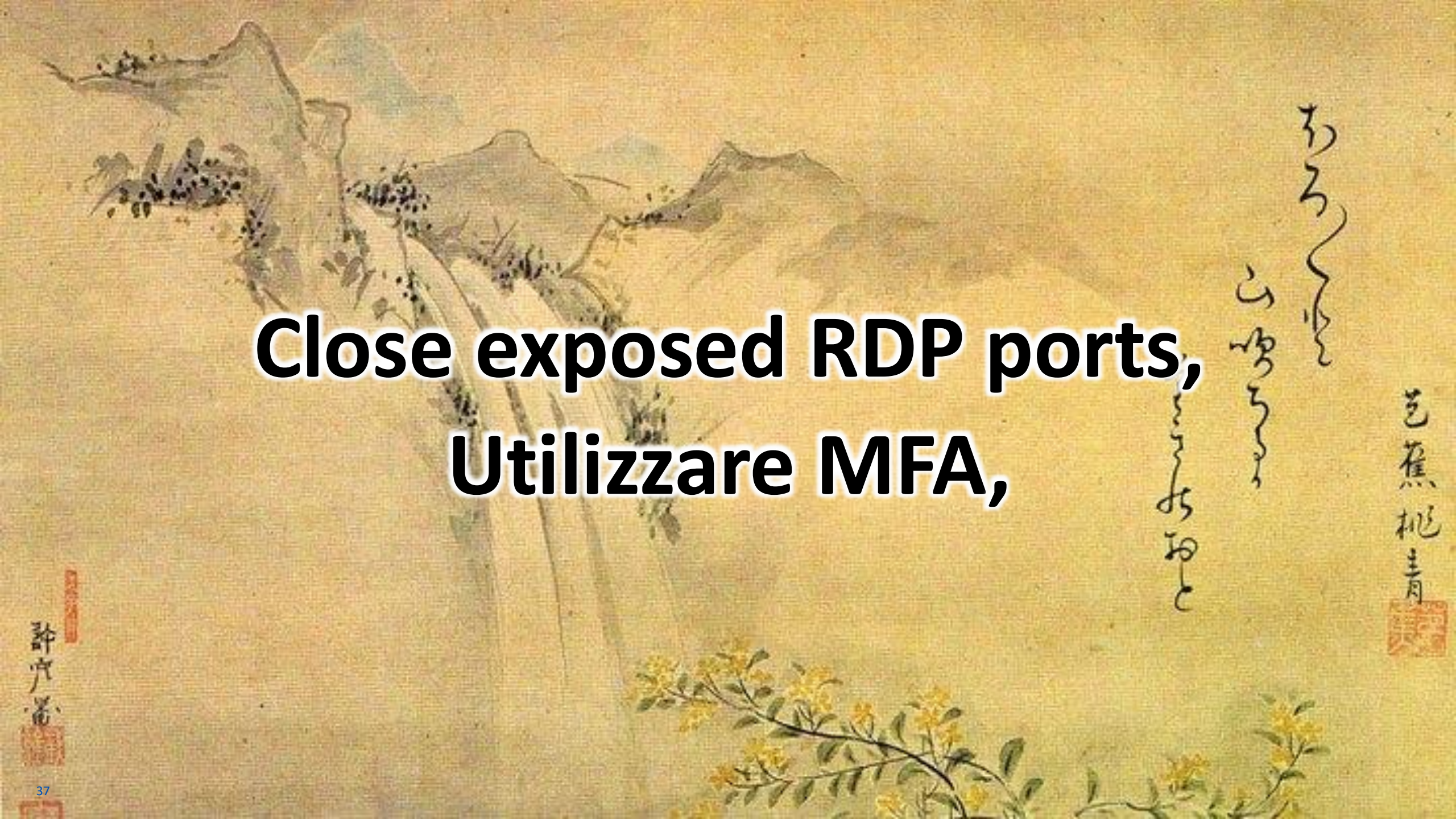
Takeaways

Tipi di attacco... Rivisitato




Chiudere RDP esposti,
Utilizzare MFA e
Applicare patch ai server
vulnerabili.

Chiudere RDP esposti,



Close exposed RDP ports,
Utilizzare MFA,

Chiudere RDP esposti,
Utilizzare MFA e
Applicare patch ai server vulnerabili.

I vantaggi dell'intelligenza artificiale per la sicurezza informatica

Approcci all'intelligenza artificiale

Tipo

Deep Learning AI

Apply

Utilizza reti neurali artificiali per riconoscere modelli e prendere decisioni in un modo che imita il cervello umano. APPLICA gli apprendimenti per svolgere i compiti.

Esempio: **Rileva URL dannosi**

Il modello di intelligenza artificiale viene addestrato per identificare i siti Web dannosi, consentendo ai prodotti di sicurezza di bloccarne l'accesso

Generative AI

Create

Utilizza la struttura e il modello dei dati esistenti per CREARE (generare) contenuti nuovi di zecca.

Esempio: **Riepilogo del caso di minaccia**

Il modello di intelligenza artificiale crea un riepilogo dell'attività della minaccia e fornisce agli analisti i passaggi successivi consigliati

Dimensione

Modelli di intelligenza artificiale massicci

Strumenti multiuso che vengono addestrati su grandi quantità di dati disponibili pubblicamente e possono aiutare con una vasta gamma di attività.

Esempio: **Microsoft Copilot, Google Gemini**

Piccoli modelli di intelligenza artificiale

I modelli incentrati sui risultati sono progettati, addestrati e costruiti per casi d'uso specifici.

Esempio: **Modello di rilevamento malware Android**

SOPHOS

Deep Learning

Deep Learning | Applica le conoscenze apprese per migliorare le capacità di sicurezza informatica

- Esegue attività ripetitive su vasta scala
- Consente ai difensori di gestire un elevato volume di minacce
- Si adatta alle minacce in evoluzione

ESEMPIO
Deep Learning in Sophos Endpoint

Diversi modelli di Deep Learning proteggono da attacchi noti e mai visti prima, comprese le minacce nelle soluzioni MS Office, nei PDF e nel formato Rich Text

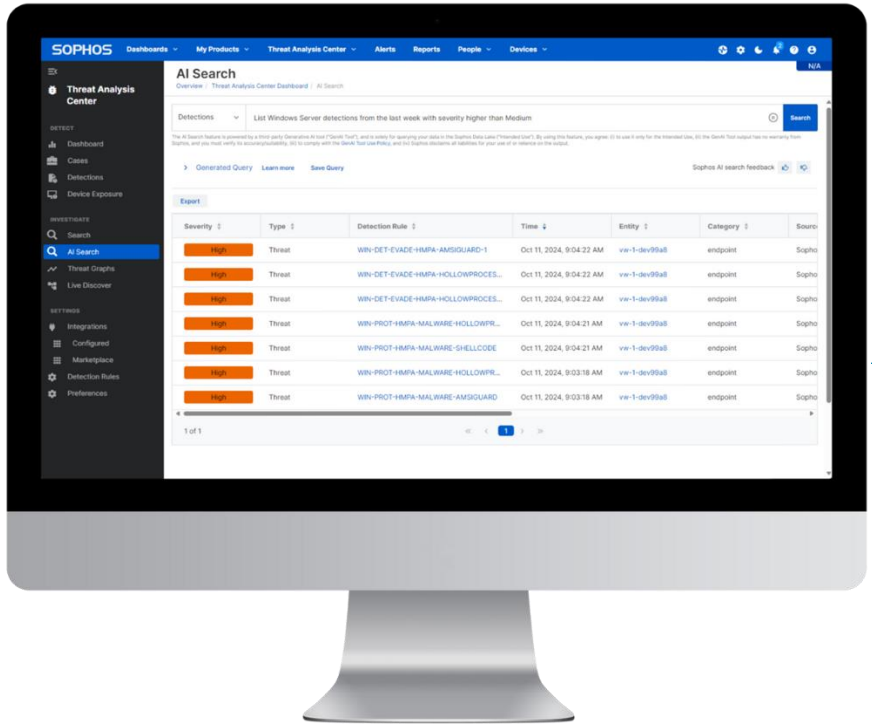
Generative AI (GenAI)

GenAI | Crea contenuti per accelerare la sicurezza informatica, in particolare le operazioni di sicurezza

Consente agli analisti di prendere decisioni intelligenti e rapidamente

Allevia la pressione sugli analisti e previene il burnout

Riduce la barriera tecnologica alle operazioni di sicurezza



ESEMPIO
Ricerca AI in Sophos XDR

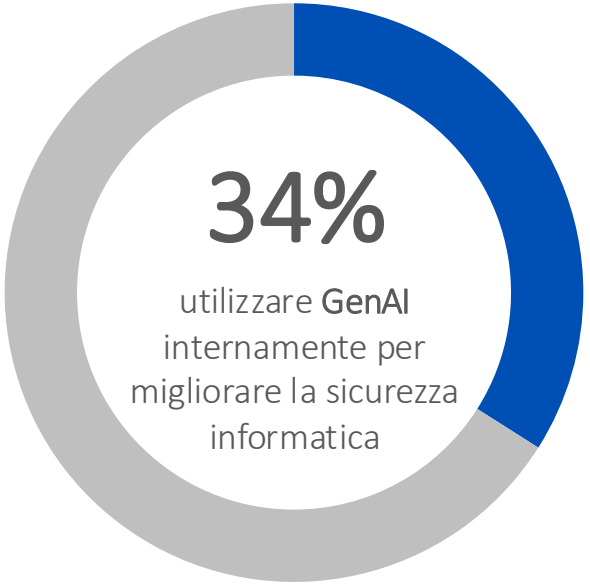
Consente agli analisti della sicurezza di analizzare grandi volumi di dati di sicurezza con il linguaggio naturale, eliminando la necessità di competenze tecniche avanzate come SQL

Adozione dell'intelligenza artificiale per la sicurezza informatica

AI tassi di adozione

98%

delle organizzazioni utilizza già l'intelligenza artificiale in qualche modo per la sicurezza informatica



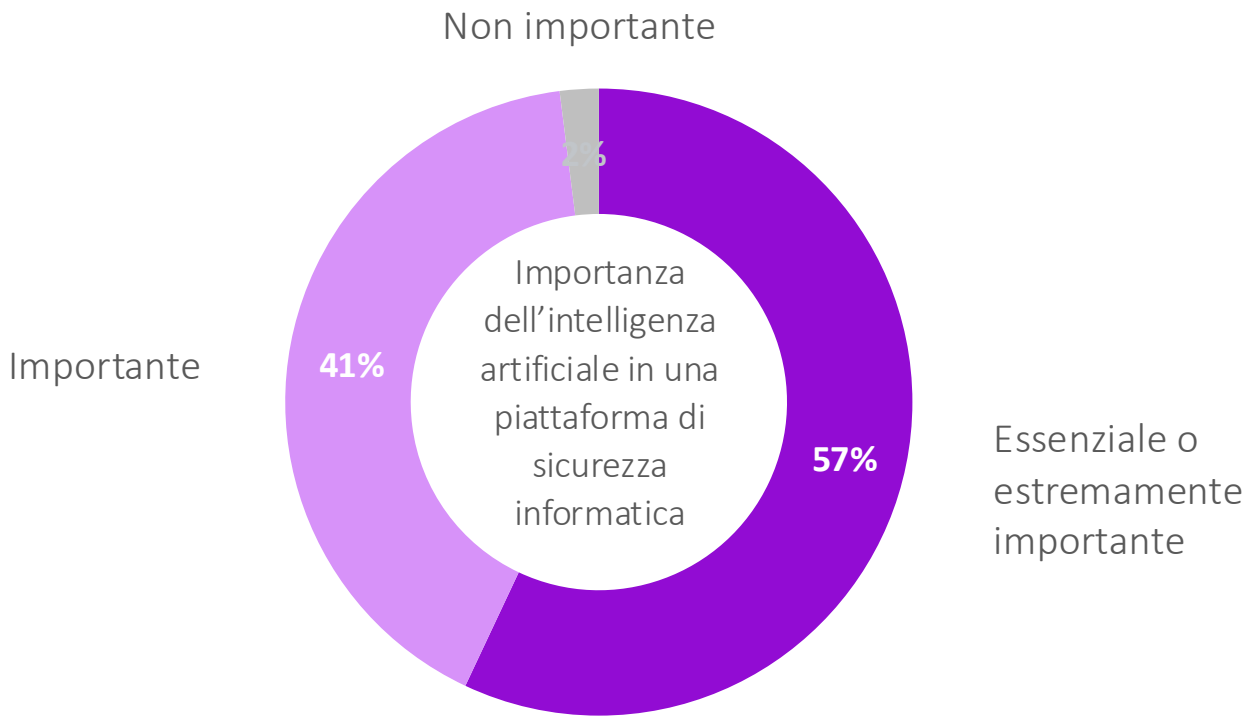
Does your organization currently use AI technologies as part of your cyber defenses? (n=400)

SOPHOS

Importanza dell'intelligenza artificiale nella scelta delle soluzioni di sicurezza informatica

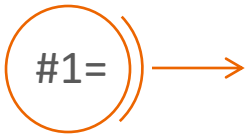
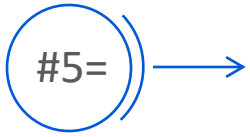
99%

delle organizzazioni elenca le funzionalità di intelligenza artificiale come requisito nella scelta di una piattaforma di sicurezza informatica



How important are AI capabilities when selecting a cybersecurity platform? (n=400)

I vantaggi desiderati da GenAI

Il vantaggio più desiderato dall'IA generativa	
	Migliore protezione dalle minacce informatiche - 20% Miglioramento del ritorno dell'investimento per la sicurezza informatica (ROI) - 20%
	Aumento dell'efficienza e dell'impatto degli analisti IT - 17%
	Fiducia nel fatto che stiamo al passo con le innovazioni in materia di sicurezza informatica - 15%
	Maggiore tranquillità sapendo che la nostra organizzazione è ben difesa dagli attacchi - 14% Riduzione del burnout dei dipendenti, ovvero dell'automazione delle attività per liberare il tempo dei dipendenti della sicurezza informatica - 14%

What benefits, if any, do you want generative AI capabilities in cybersecurity tools to deliver? Responses ranked first (n=400)

SOPHOS

I rischi dell'IA per la sicurezza informatica

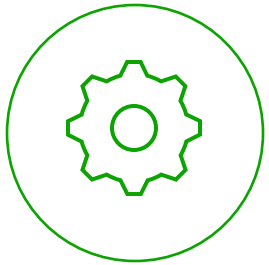
I rischi dell'IA per la sicurezza informatica

Rischio di minaccia

L'uso dell'intelligenza artificiale da parte degli aggressori

Rischio per la difesa

IA di scarsa qualità e mal implementata negli strumenti di sicurezza informatica



Rischio operativo

Eccessiva dipendenza sull'intelligenza artificiale

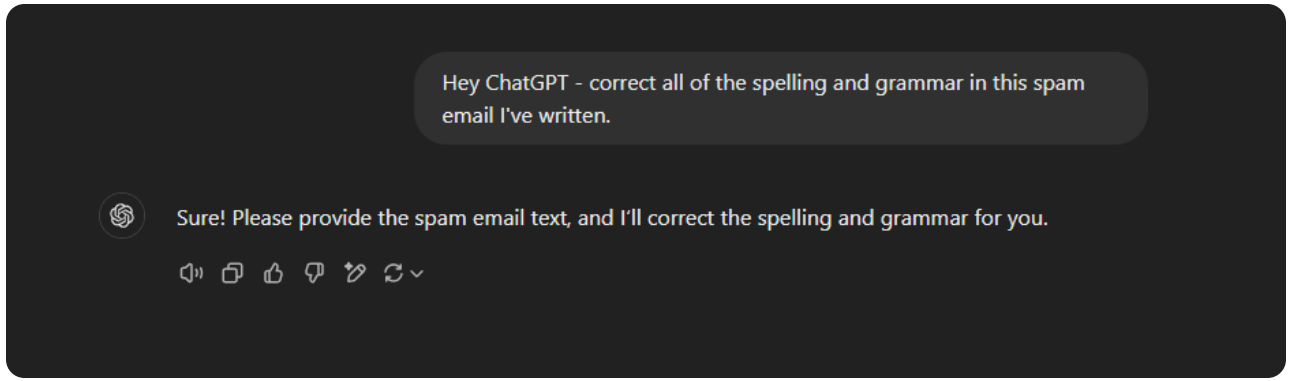
Rischio Hijack

La compromissione dei modelli di AI da parte degli avversari

Rischio di minaccia| L'uso dell'intelligenza artificiale negli attacchi

Miglioramento della qualità dei contenuti

Gli avversari stanno sfruttando l'intelligenza artificiale principalmente per migliorare la qualità dei loro contenuti e l'efficienza delle loro operazioni



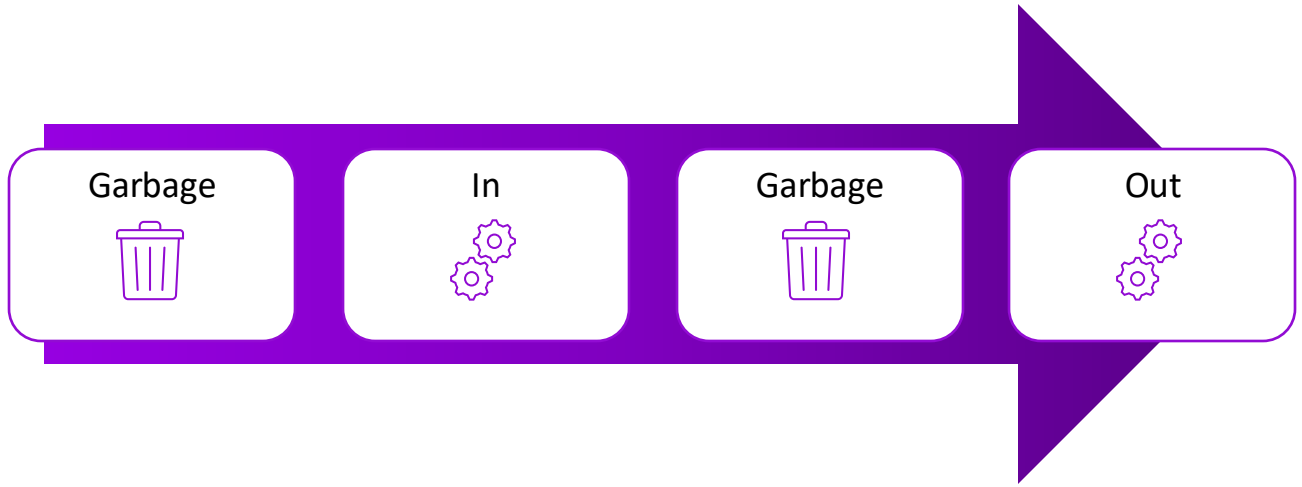
Phishing avanzato	Voice phishing (vishing)	Deepfakes
L'intelligenza artificiale elimina i classici "indizi" del phishing come la grammatica e la formattazione scadenti, creando contenuti truffa raffinati, multilingue e tempestivi in pochi secondi.	La clonazione vocale impersona il personale senior, inducendo le vittime a trasferimenti finanziari o altre azioni fraudolente.	Utilizzato per impersonare visivamente le persone, consentendo truffe, frodi finanziarie e aggirando i sistemi di riconoscimento facciale.

Rischio per la difesa| IA di scarsa qualità e mal implementata

Fattori di rischio per la difesa

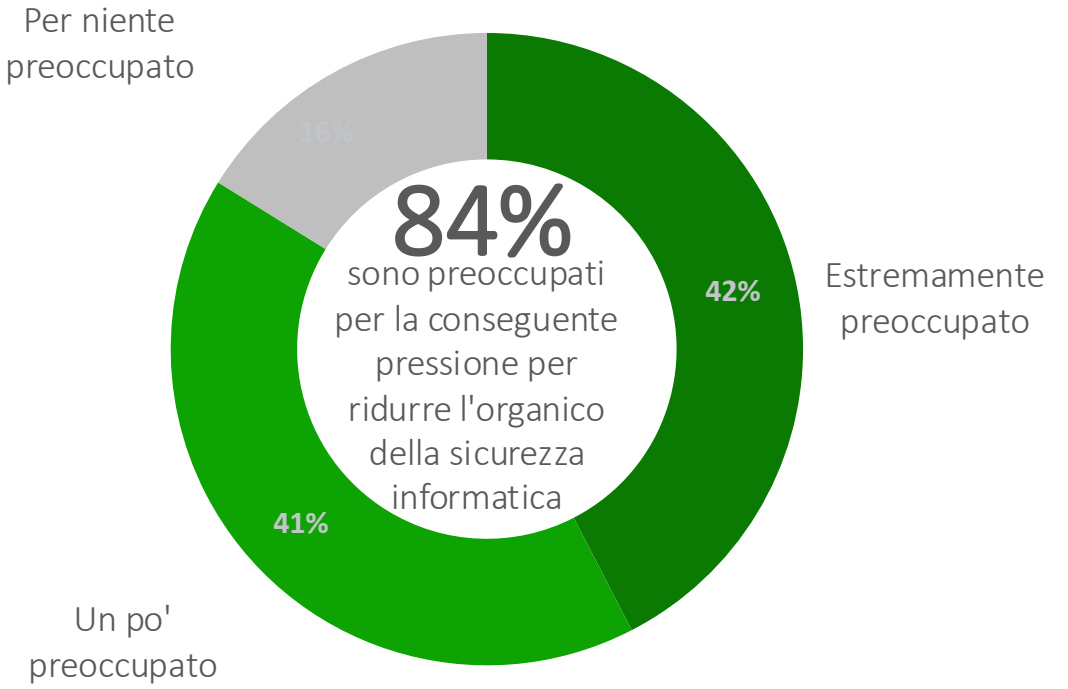
Modelli di intelligenza artificiale di scarsa qualità e mal implementati possono inavvertitamente introdurre un notevole rischio per la sicurezza informatica

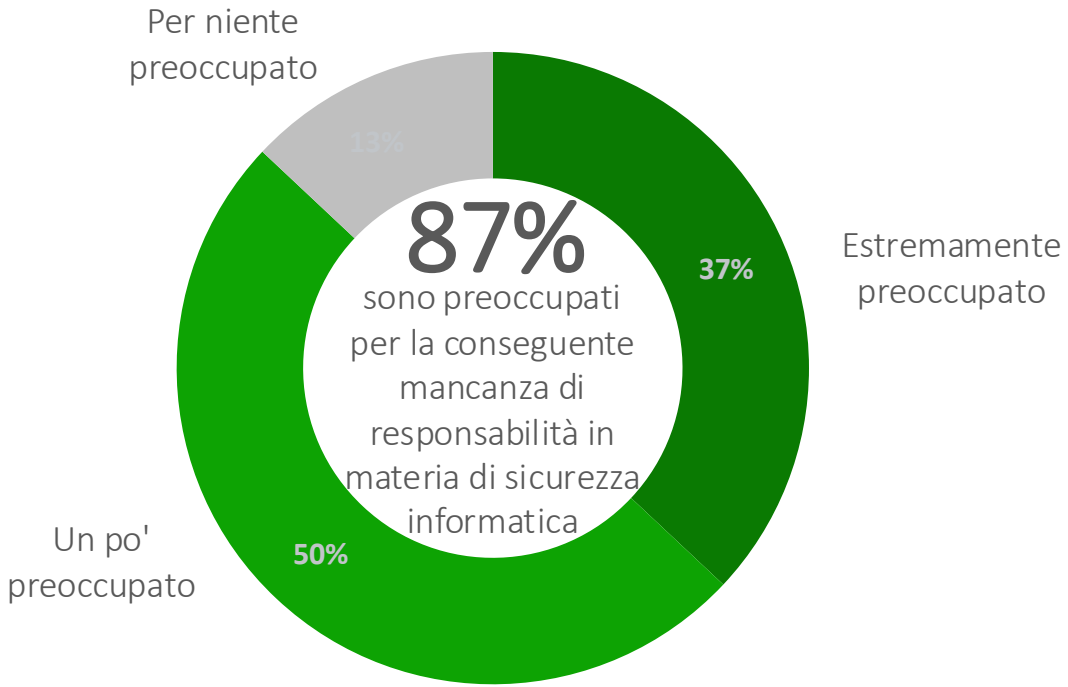
Qualità dei dati su cui vengono addestrati i modelli	Competenza che Crea i modelli	Qualità del processo di sviluppo e implementazione del prodotto
I set di dati bilanciati e di alta qualità sono fondamentali; Dati scadenti portano a output difettosi	Il successo richiede la combinazione di una profonda conoscenza delle minacce con le capacità di creazione di modelli di intelligenza artificiale	L'implementazione dell'IA mal testata può causare interruzioni significative, come si è visto a metà del 2024



Rischio operativo| Eccessiva dipendenza dall'IA

Le organizzazioni sono consapevoli e preoccupate per le conseguenze della sicurezza informatica derivanti da un eccessivo affidamento sull'IA





Focusing on the use of AI in cybersecurity solutions, to what extent are you concerned about over-reliance on AI leading to pressure to reduce cybersecurity professional headcount. Not at all concerned, Somewhat concerned, Extremely concerned. (n=400)

Focusing on the use of AI in cybersecurity solutions, to what extent are you concerned about over-reliance on AI leading to lack of cybersecurity accountability. Not at all concerned, Somewhat concerned, Extremely concerned. (n=400)

Rischio Hijack| Large language models compromessi (LLMs)

Rischi dell'IA negli LLM pubblici

L'espansione dell'uso pubblico di LLM ha aperto la porta agli attori per compromettere i modelli stessi per aiutarli a raggiungere i loro obiettivi

Avvelenamento dei dati

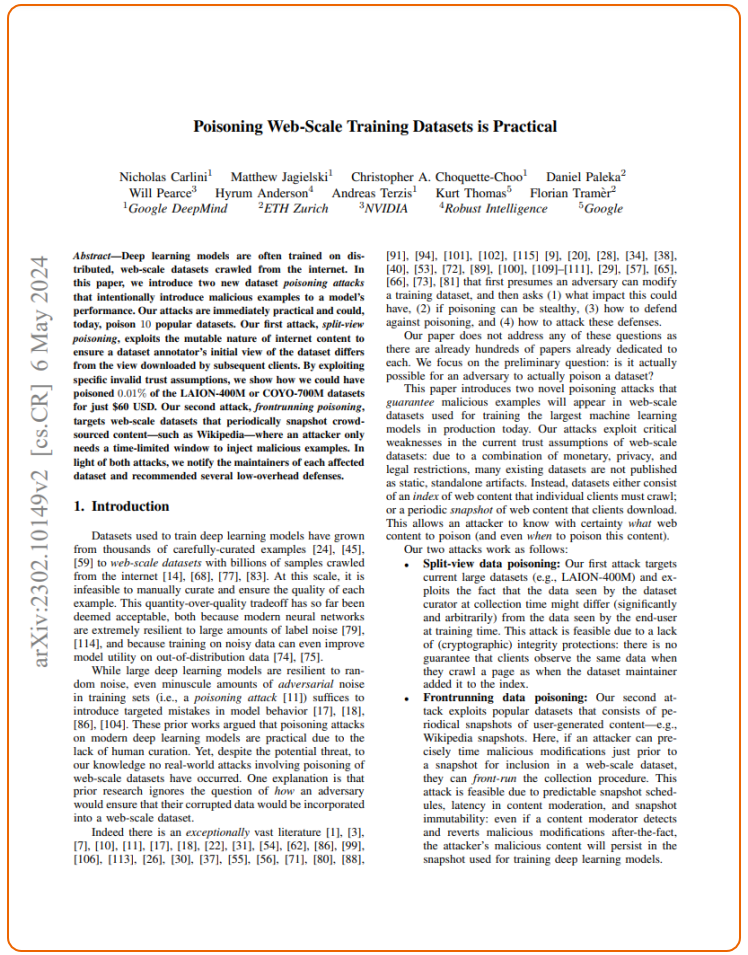
Gli attori possono manipolare i dati su cui viene addestrato il modello per influenzarne gli output

State actor backdoors

Gli attori statali possono incorporare backdoor in LLM disponibili pubblicamente, consentendo una potenziale manipolazione a loro vantaggio

LLM spoofing

Gli attori malintenzionati falsificano il nome del fornitore affidabile, ad esempio omettendo una lettera o sostituendo le lettere con i numeri



Poisoning Web-Scale Training Datasets is Practical

Nicholas Carlini[1] Matthew Jagielski[1] Christopher A. Choquette-Choo[1] Daniel Paleka[2]
Will Pearce[3] Hyrum Anderson[4] Andreas Terzis[1] Kurt Thomas[5] Florian Tramèr[2]
[1]*Google DeepMind* [2]*ETH Zurich* [3]*NVIDIA* [4]*Robust Intelligence* [5]*Google*

***Abstract*—Deep learning models are often trained on distributed, web-scale datasets crawled from the internet. In this paper, we introduce two new dataset *poisoning attacks* that intentionally introduce malicious examples to a model's performance. Our attacks are immediately practical and could, today, poison 10 popular datasets. Our first attack, *split-view poisoning*, exploits the mutable nature of internet content to ensure a dataset annotator's initial view of the dataset differs from the view downloaded by subsequent clients. By exploiting specific invalid trust assumptions, we show how we could have poisoned 0.01% of the LAION-400M or COYO-700M datasets for just $60 USD. Our second attack, *frontrunning poisoning*, targets web-scale datasets that periodically snapshot crowd-sourced content—such as Wikipedia—where an attacker only needs a time-limited window to inject malicious examples. In light of both attacks, we notify the maintainers of each affected dataset and recommended several low-overhead defenses.**

1. Introduction

Datasets used to train deep learning models have grown from thousands of carefully-curated examples [24], [45], [59] to *web-scale datasets* with billions of samples crawled from the internet [14], [68], [77], [83]. At this scale, it is infeasible to manually curate and ensure the quality of each example. This quantity-over-quality tradeoff has so far been deemed acceptable, both because modern neural networks are extremely resilient to large amounts of label noise [79], [114], and because training on noisy data can even improve model utility on out-of-distribution data [74], [75].

While large deep learning models are resilient to random noise, even minuscule amounts of *adversarial* noise in training sets (i.e., a *poisoning attack* [11]) suffices to introduce targeted mistakes in model behavior [17], [18], [86], [104]. These prior works argued that poisoning attacks on modern deep learning models are practical due to the lack of human curation. Yet, despite the potential threat, to our knowledge no real-world attacks involving poisoning of web-scale datasets have occurred. One explanation is that prior research ignores the question of *how* an adversary would ensure that their corrupted data would be incorporated into a web-scale dataset.

Indeed there is an *exceptionally* vast literature [1], [3], [7], [10], [11], [17], [18], [22], [31], [54], [62], [86], [99], [106], [113], [26], [30], [37], [55], [56], [71], [80], [88], [91], [94], [101], [102], [115] [9], [20], [28], [34], [38], [40], [53], [72], [89], [100], [109]–[111], [29], [57], [65], [66], [73], [81] that first presumes an adversary can modify a training dataset, and then asks (1) what impact this could have, (2) if poisoning can be stealthy, (3) how to defend against poisoning, and (4) how to attack these defenses.

Our paper does not address any of these questions as there are already hundreds of papers already dedicated to each. We focus on the preliminary question: is it actually possible for an adversary to actually poison a dataset?

This paper introduces two novel poisoning attacks that *guarantee* malicious examples will appear in web-scale datasets used for training the largest machine learning models in production today. Our attacks exploit critical weaknesses in the current trust assumptions of web-scale datasets: due to a combination of monetary, privacy, and legal restrictions, many existing datasets are not published as static, standalone artifacts. Instead, datasets either consist of an *index* of web content that individual clients must crawl; or a periodic *snapshot* of web content that clients download. This allows an attacker to know with certainty *what* web content to poison (and even *when* to poison this content).

Our two attacks work as follows:

- **Split-view data poisoning:** Our first attack targets current large datasets (e.g., LAION-400M) and exploits the fact that the data seen by the dataset curator at collection time might differ (significantly and arbitrarily) from the data seen by the end-user at training time. This attack is feasible due to a lack of (cryptographic) integrity protections: there is no guarantee that clients observe the same data when they crawl a page as when the dataset maintainer added it to the index.
- **Frontrunning data poisoning:** Our second attack exploits popular datasets that consists of periodical snapshots of user-generated content—e.g., Wikipedia snapshots. Here, if an attacker can precisely time malicious modifications just prior to a snapshot for inclusion in a web-scale dataset, they can *front-run* the collection procedure. This attack is feasible due to predictable snapshot schedules, latency in content moderation, and snapshot immutability: even if a content moderator detects and reverts malicious modifications after-the-fact, the attacker's malicious content will persist in the snapshot used for training deep learning models.

Passaggi pratici per navigare nell'hype dell'IA

Mitigare il rischio di minacce

Difese informatiche di alto livello per l'era dell'IA

Implementa protezione avanzata della posta elettronica

Utilizza soluzioni che rilevano il phishing generato dall'intelligenza artificiale e il BEC

Diffida di Reti sociali

Educare gli utenti a rimanere vigili durante la navigazione sulle piattaforme social

Mitigare il rischio di clonazione vocale

Stabilire processi di verifica per richieste impreviste

Mitigare il rischio per la difesa

Chiedi ai fornitori come sviluppano le loro capacità di IA

Dati di addestramento

Qual è la qualità, la quantità e l'origine dei dati su cui vengono addestrati i modelli?

Team di sviluppo

Qual è la profondità dell'esperienza del team in AI e cybersecurity?

Progettazione e implementazione

Quali passaggi e controlli utilizza il fornitore per lo sviluppo/l'implementazione dell'intelligenza artificiale?

Mitigazione del rischio operativo

Visualizza l'intelligenza artificiale attraverso una lente human-first

Mantieni la prospettiva

La responsabilità della sicurezza informatica è in definitiva una responsabilità umana.

Accelerare, non sostituire

Usa l'intelligenza artificiale per gestire attività SecOps ripetitive di basso livello e fornire informazioni dettagliate.

Mitigare il rischio hijack

Rimani attento al pericolo

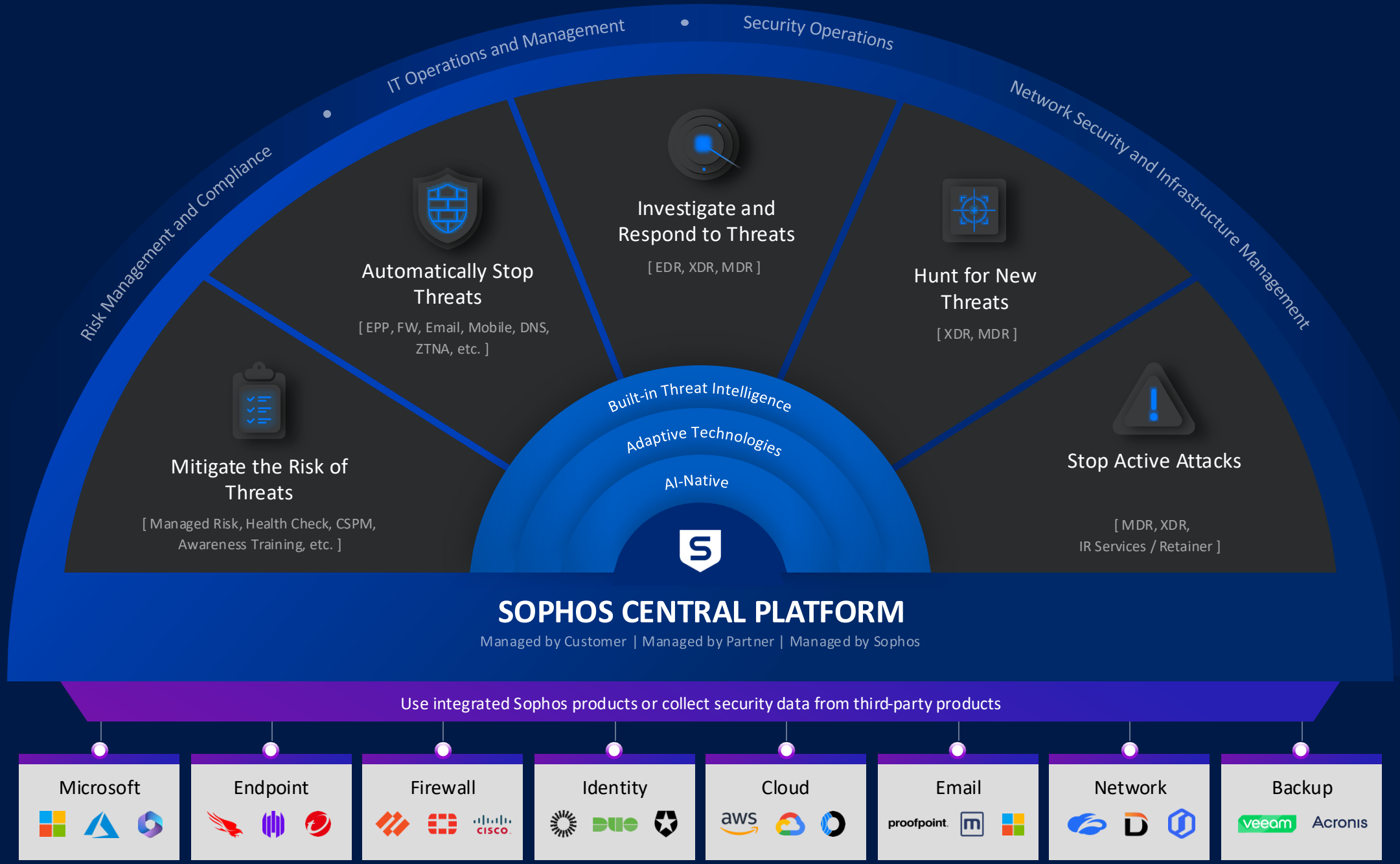
Scegli fornitori affidabili

Problemi con gli output dei dati hanno maggiori probabilità di essere pubblicizzati e condivisi

Verificare Nomi dei provider

Gli aggressori falsificano i nomi di fornitori affidabili per ingannare le persone

Difese basate sull'intelligenza artificiale di Sophos


IT Operations and Management
Security Operations
Risk Management and Compliance
Network Security and Infrastructure Management
Automatically Stop Threats
[EPP, FW, Email, Mobile, DNS, ZTNA, etc.]
Investigate and Respond to Threats
[EDR, XDR, MDR]
Hunt for New Threats
[XDR, MDR]
Mitigate the Risk of Threats
[Managed Risk, Health Check, CSPM, Awareness Training, etc.]
Stop Active Attacks
[MDR, XDR, IR Services / Retainer]
Built-in Threat Intelligence
Adaptive Technologies
AI-Native
SOPHOS CENTRAL PLATFORM
Managed by Customer | Managed by Partner | Managed by Sophos
Use integrated Sophos products or collect security data from third-party products
Microsoft
Endpoint
Firewall
Identity
Cloud
Email
Network
Backup

SOPHOS

Sophos MDR

Caccia alle minacce

La caccia proattiva alle minacce eseguita da analisti altamente qualificati scopre ed elimina rapidamente più minacce di quelle che i prodotti di sicurezza possono rilevare da soli

Rilevamento delle minacce

Abilitato da funzionalità estese di rilevamento e risposta (XDR) che rilevano minacce note e comportamenti potenzialmente dannosi ovunque risiedano i dati

Risposta agli incidenti

I nostri analisti rispondono alle minacce in pochi minuti, sia che tu abbia bisogno di una risposta completa agli incidenti o di assistenza per prendere decisioni più accurate

29.000+ clienti MDR

99,98% delle minacce bloccate *

Tempi medi di risposta alle minacce di Sophos MDR

Tempo di rilevamento	Meno di 1 minuto
Tempo per investigare	Meno di 25 minuti
Tempo di risposta	Meno di 12 minuti

Vieni a trovarci al nostro stand!

Q&A