

Malware móvil: Principios y defensas

Prof. Dr. Pedro García Teodoro

Network Engineering & Security Group (<http://nesg.ugr.es>)

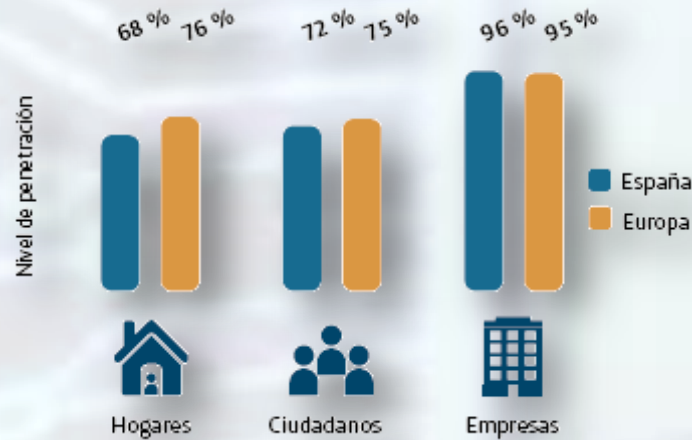
UGR CyberSecurity Group (UCyS)



*Dpto. Teoría de la Señal, Telemática y Comunicaciones
Universidad de Granada*

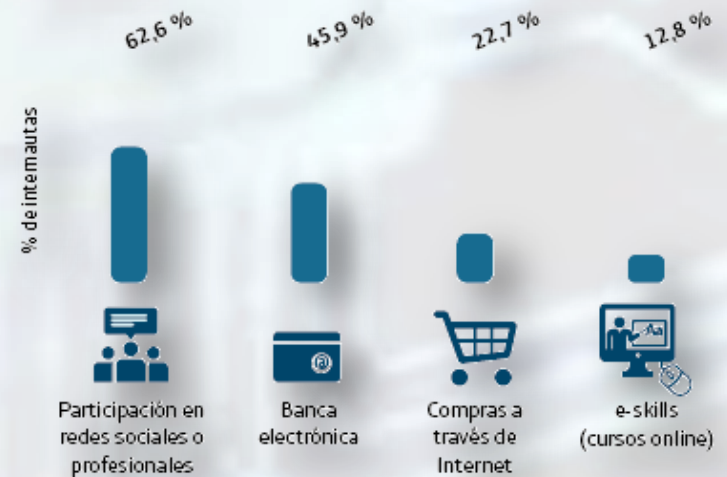
Datos previos (i)

Penetración social de las TIC:



Fuente:
INE, Eurostat 2012

Usos de Internet:

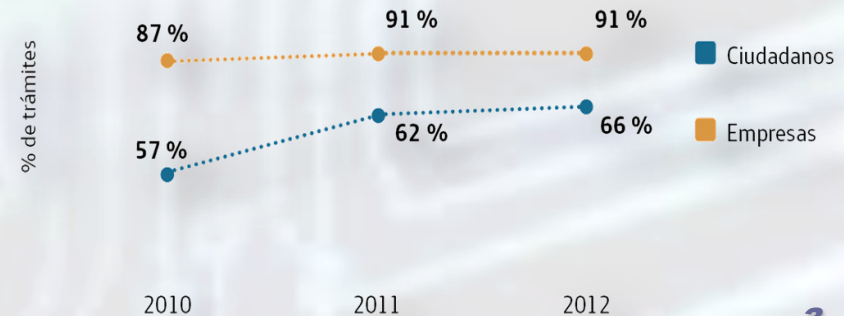


Datos previos (ii)

e-Comercio:

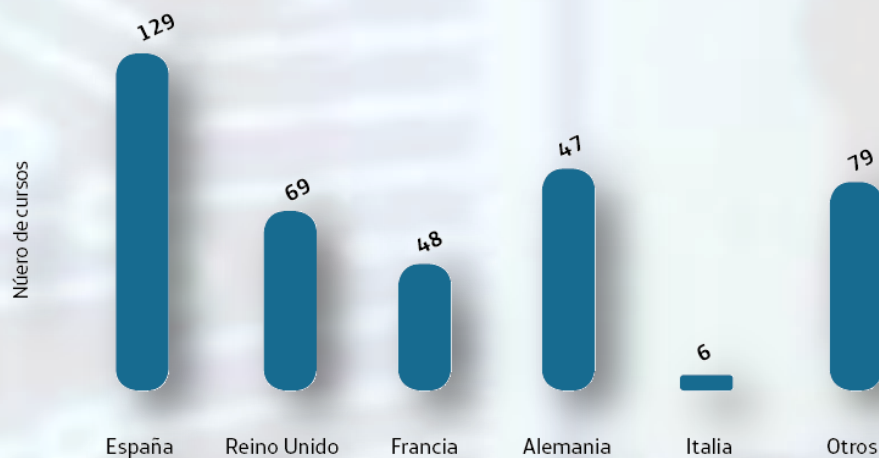


e-Administración:



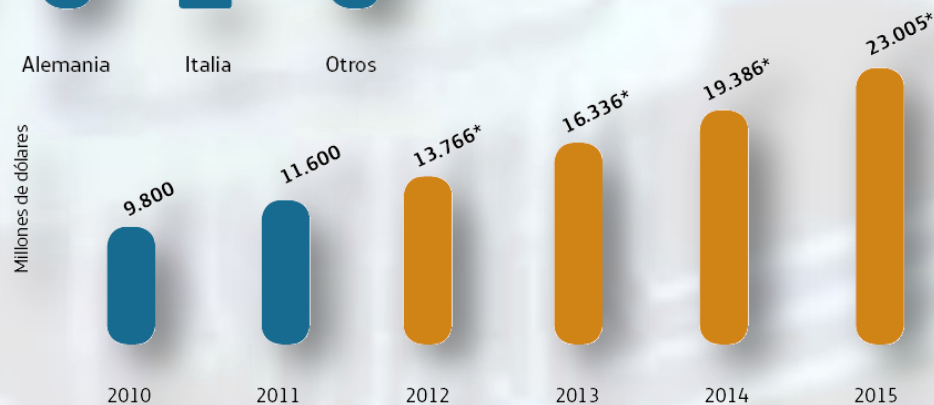
Datos previos (iii)

□ e-Enseñanza:



Fuente:
Telefónica 2013

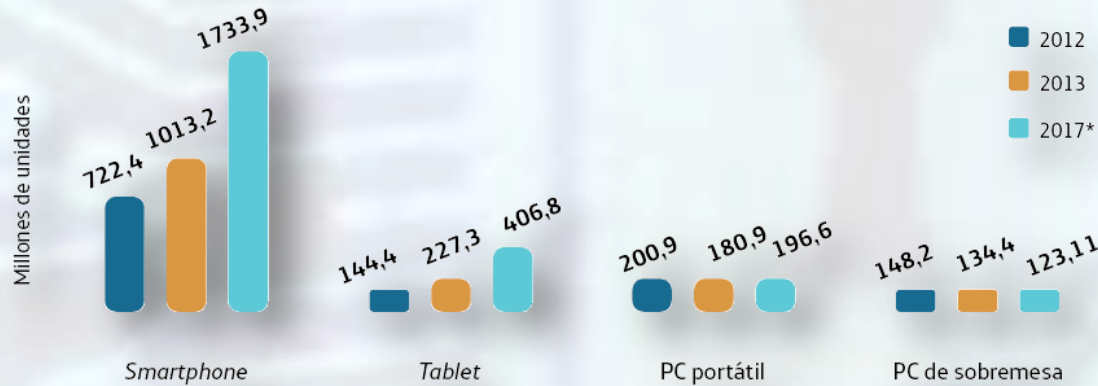
□ e-Salud:



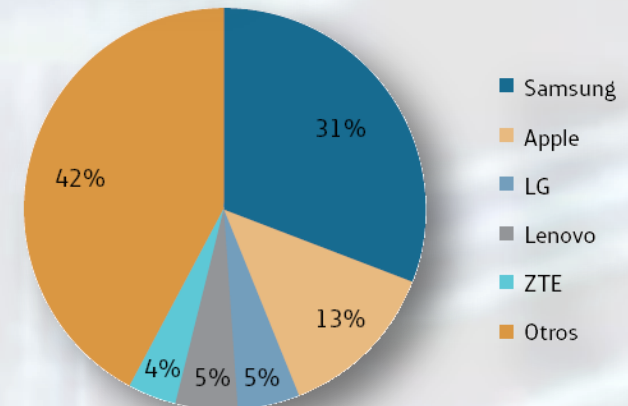
* Valores estimados

Datos previos (iv)

Venta de terminales:



Cuota móviles:

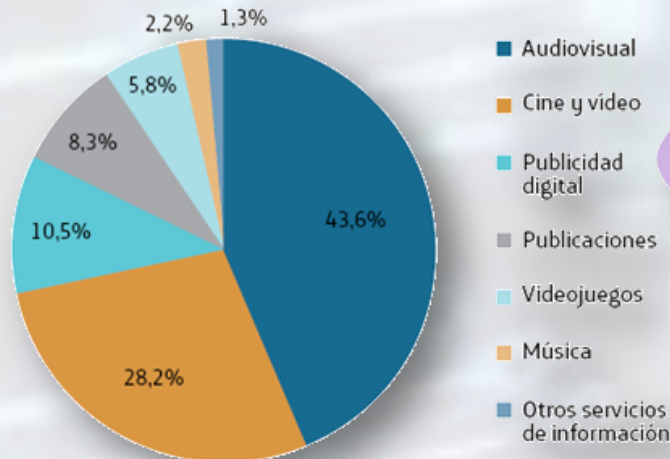


Datos previos (v)

❑ ¿Por qué móviles?: ubicuidad y comodidad

❑ Uso de móviles:

● Contenidos digitales

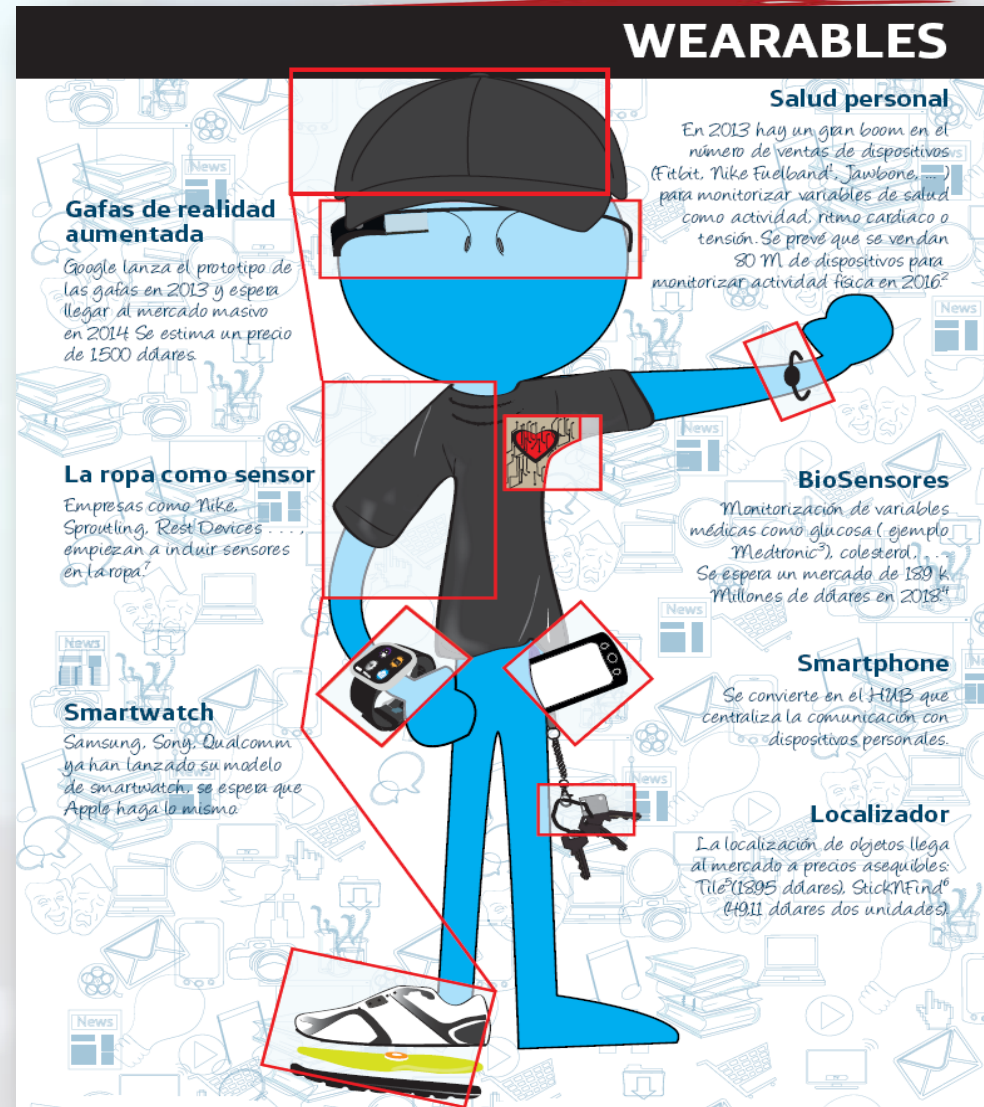


● Redes sociales

Datos previos (vi)

- ❑ Versatilidad
smartphones
y tendencias:

WEARABLES



The infographic features a central blue cartoon figure wearing a black cap and shirt. Red boxes highlight various wearable devices on the figure: smart glasses, a smartwatch, a heart rate monitor on the chest, a fitness tracker on the wrist, a smartphone, and a shoe with a sensor. The background is filled with icons representing different tech and health concepts.

Salud personal

En 2013 hay un gran boom en el número de ventas de dispositivos (Fitbit, Nike Fuelband, Jawbone...) para monitorizar variables de salud como actividad, ritmo cardíaco o tensión. Se prevé que se vendan 80 M de dispositivos para monitorizar actividad física en 2016.²

Gafas de realidad aumentada

Google lanza el prototipo de las gafas en 2013 y espera llegar al mercado masivo en 2014. Se estima un precio de 1500 dólares.

La ropa como sensor

Empresas como Nike, Sproutling, Rest Devices... empiezan a incluir sensores en la ropa.³

BioSensores

Monitorización de variables médicas como glucosa (ejemplo Medtronic³), colesterol... Se espera un mercado de 130 k Millones de dólares en 2018.⁴

Smartphone

Se convierte en el HUB que centraliza la comunicación con dispositivos personales.

Smartwatch

Samsung, Sony, Qualcomm ya han lanzado su modelo de smartwatch; se espera que Apple haga lo mismo.

Localizador

La localización de objetos llega al mercado a precios asequibles: Tile⁵ (1895 dólares), StickNFind⁶ (49,11 dólares dos unidades).

Índice

- Conceptos
- Estadísticas MwMv
- Métodos y técnicas
- Tendencias
- Defensas



Conceptos (i)

- ❑ Seguridad: protección de activos frente a amenazas, entendidas estas como la capacidad potencial de mal uso de los primeros (hard/soft/humanos)
- ❑ Ataque: mal uso de los activos
- ❑ Hacker: usuario malicioso
- ❑ Malware: software malicioso incluido o insertado intencionadamente (y sin permiso) en un sistema para causar algún daño



Conceptos (ii)

❑ Tipos de *malware*:

- ❑ Virus: código auto-replicante
- ❑ Gusanos: auto-propagativo
- ❑ Trojanos: software funcional pero malicioso
- ❑ Rootkits: afectan el sistema operativo
- ❑ Backdoors: puertas traseras de acceso
- ❑ Bots: dispositivos infectados controlados remotamente
- ❑ ...



Conceptos (iii)

❑ Objetivos atacantes: MEECES

- ❑ Money
- ❑ Entertainment
- ❑ Ego
- ❑ Cause
- ❑ Entrance to social groups
- ❑ Status



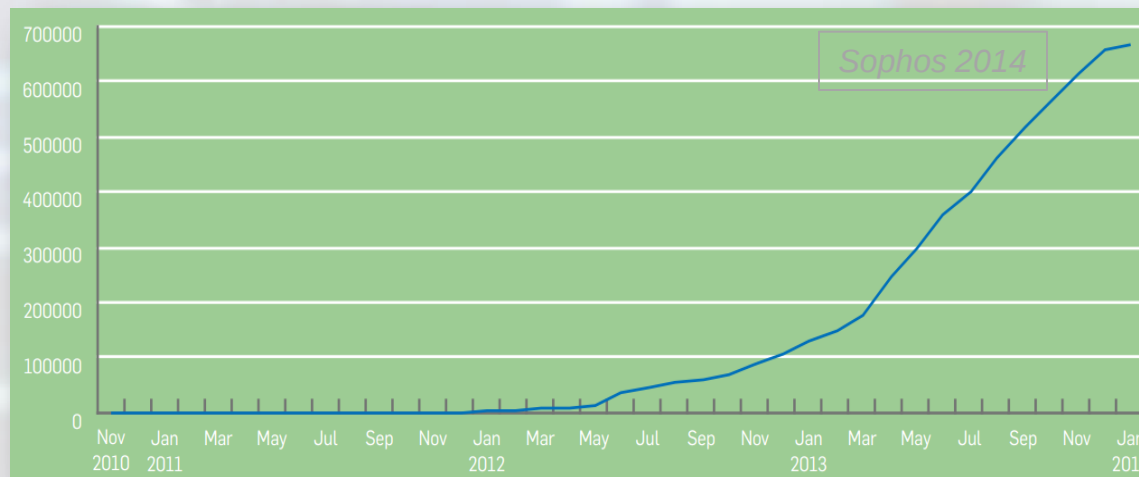
Índice

- Conceptos
- Estadísticas MwMv
- Métodos y técnicas
- Tendencias
- Defensas

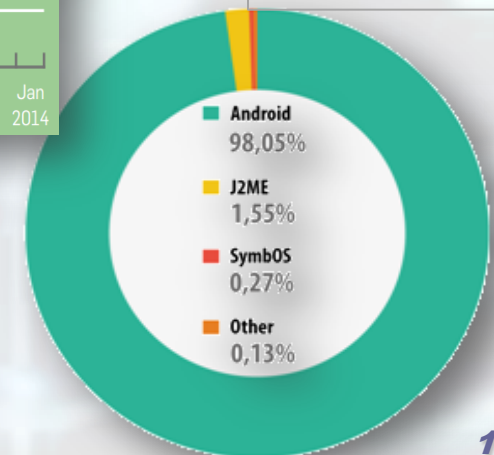


Estadísticas (i)

□ Evolución del *malware* para móviles:



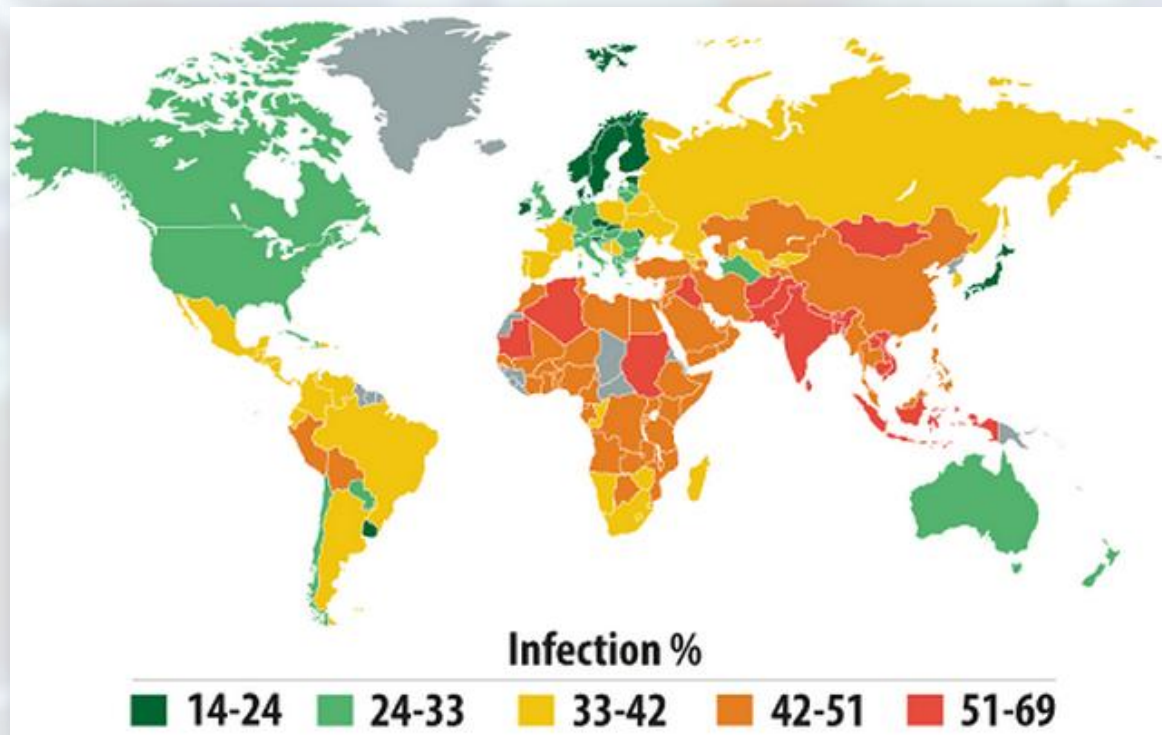
Fuente:
Kaspersky 2013



□ Afectación sistemas:

Estadísticas (ii)

□ Impacto:



Fuente:
Kaspersky 2013

Índice

- Conceptos
- Estadísticas MwMv
- Métodos y técnicas
- Tendencias
- Defensas



Métodos y técnicas (i)

❑ Vectores de infección:

Formas de afectación

- ❑ Descargas web
- ❑ App stores alternativas
- ❑ SMS
- ❑ Correo electrónico
- ❑ Vulnerabilidades sistemas:

debilidades de diseño y/o implementación



Métodos y técnicas (ii)

❑ Software malicioso en móviles:

■ Trojan-SMS 36% ■ Backdoor 26% ■ Trojan 16% ■ Trojan-Downloader 7% ■ Other 15%



Fuente:
Kaspersky 2013

Métodos y técnicas (iii)

❑ 10 familias más populares en 2013:

	Name*	% of all attacks
1	DangerousObject.Multi.Generic	40.42%
2	Trojan-SMS.AndroidOS.OpFake.bo	21.77%
3	AdWare.AndroidOS.Ganlet.a	12.40%
4	Trojan-SMS.AndroidOS.FakeInst.a	10.37%
5	RiskTool.AndroidOS.SMSreg.cw	8.80%
6	Trojan-SMS.AndroidOS.Agent.u	8.03%
7	Trojan-SMS.AndroidOS.OpFake.a	5.49%
8	Trojan.AndroidOS.Plangton.a	5.37%
9	Trojan.AndroidOS.MTK.a	4.25%
10	AdWare.AndroidOS.Hamob.a	3.39%

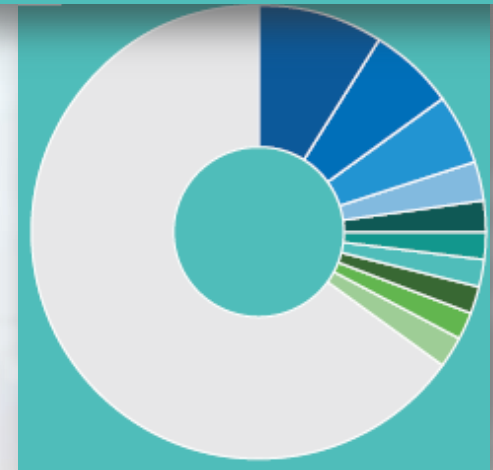
Fuente:
Kaspersky 2013

Métodos y técnicas (iv)

Ataques Android:

● Andr/BBridge-A	9%	● Andr/Adop-A	2%	● Andr/SmsSend-BE	2%
● Andr/Fakeins-V	6%	○ Andr/Boxer-D	2%	● Andr/MTK-B	2%
● Andr/Generic-S	5%	○ Andr/SmsSend-BY	2%	● Other	65%
● Andr/Qdplugin-A	3%	● Andr/DroidRt-A	2%		

Fuente:
Sophos 2014



Métodos y técnicas (v)

□ Ejemplos:

- Falso *media player* e instalación del usuario desde una web infectada.
- *Rootkit* en forma de módulo *kernel* descargable que puede abrir un *shell* para el atacante ante la recepción de una llamada entrante desde un cierto número
 - ⇒ Acceso a SMS, GPS, llamadas de voz, etc.

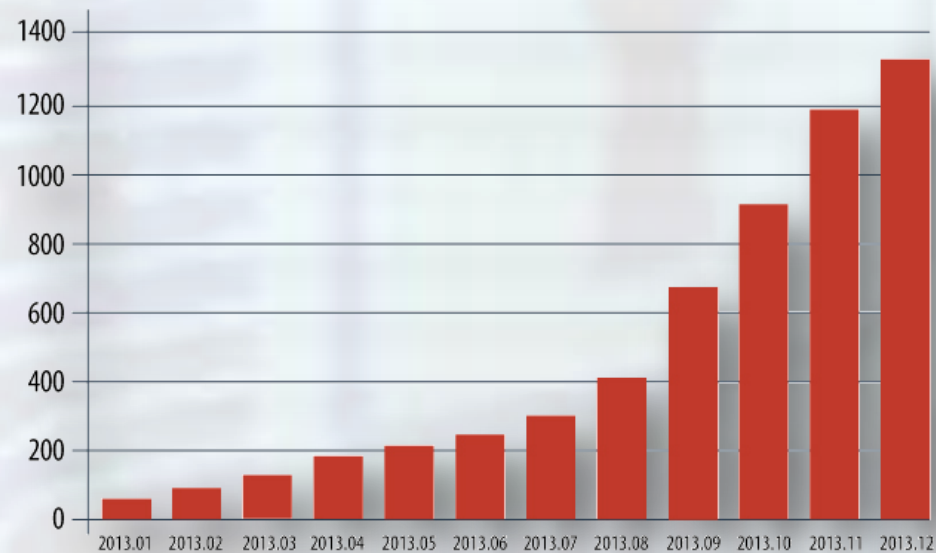
Índice

- Conceptos
- Estadísticas MwMv
- Métodos y técnicas
- Tendencias
- Defensas



Tendencias (i)

☐ Troyanos bancarios:



Fuente:
Kaspersky 2013

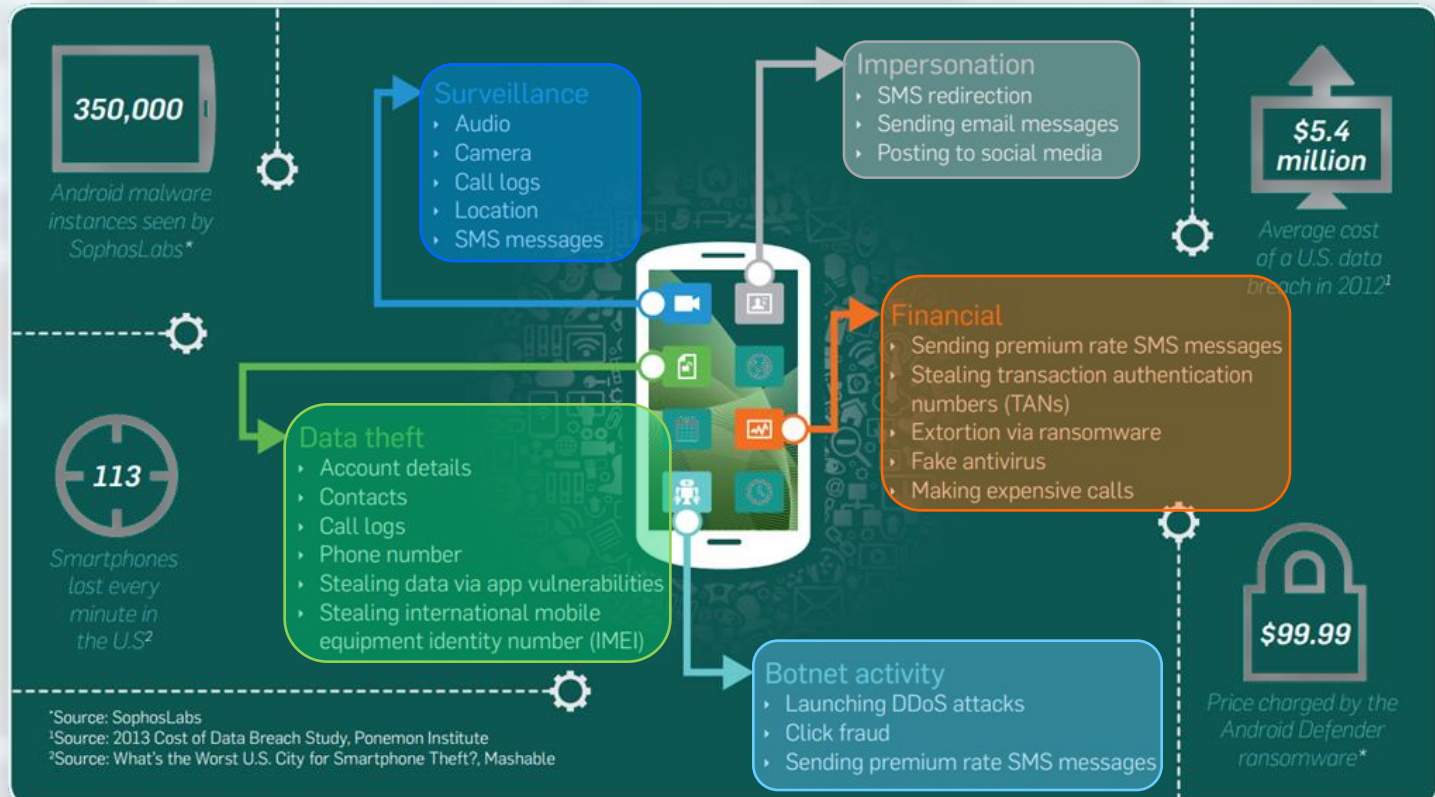
☐ Svpeng

☐ Perkele

☐ Wroba

Tendencias (ii)

□ Anatomía de un móvil *hackeado* y efectos:



Índice

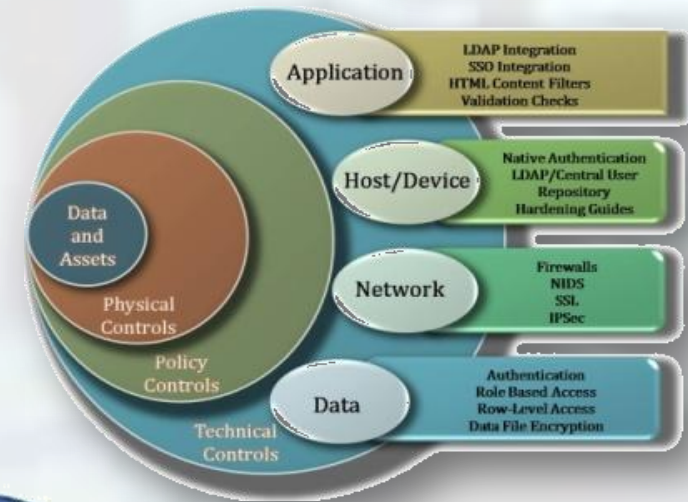
- Conceptos
- Estadísticas MwMv
- Métodos y técnicas
- Tendencias
- Defensas



Defensas (i)

■ Seguridad en profundidad (*in-depth*):

- Información *en tránsito* vs. información *estática*
- Niveles de trabajo:
 - Redes, equipos y sistemas, aplicaciones/servicios, datos



■ Líneas de defensa:

1. Prevención
2. Detección
3. Respuesta



Defensas (ii)

❑ Consejos para prevenir *malware*:

1. Informar usuarios sobre riesgos
2. Seguridad en accesos (p.ej., criptografía)
3. Políticas BYOD (“bring your own device”)
4. Evitar *jailbreak*
5. Actualizar equipos y sistemas
6. Cifrado de dispositivos
7. Políticas de seguridad móvil
8. Instalar *apps* de fuentes confiables
9. Compartición en nube
10. Software *anti-malware* ...



Defensas (iii)

Software seguridad móvil:

LEGEND											
Platform			Type of Monitoring (ToM)			Type of Analysis (ToA)			Place of Monitoring and Identification (PoM) and Place of Analysis (PoA)		
And:	Android		SYS:	System calls		E:	Expert		L:	Local Outline	
Win:	Windows		NET:	Network		ML:	Machine Learning		IRM:	Local Inline (IRM)	
Sym:	Symbian		EL:	Event Log		CL:	Clustering		C:	Cloud	
Type of Detection (ToD)			I:	Instructions		DG:	Dependency Graphs		DB:	Distributed	
S:	Static		P:	Permissions		ST:	Statistical		HF:	HoneyPot	
D:	Dynamic		PT:	Program Traces		PRO:	Probabilistic Models		RC:	Replica in the Cloud	
Other			PCB:	Process Control Block		Type of Identification (ToI)			SB:	Sandbox	
Ø: Unavailable			API:	API Calls		A:	Anomaly		H:	Hybrid	
			K:	Kernel-level		M:	Misuse				
			U:	User-level		SPEC:	Specification				
Platform	ToD	ToM	Detection Approach			Features	Consumption	Attack	Observations		
			ST	DG	CL						
Android (2013) [118]	S	I				Code Chunks - a high-level representation of the CFG	Discussed: details efficiently with large databases of malware instances	Automatic classification of unknown malware samples	The classification is done using text mining and information retrieval techniques. Hierarchical Clustering is also used to extract evolutionary analysis		
AppProfiler (2013) [123]	And	S, D	API, PT	E		Permissions, and API Calls	Not available	Privacy leakage	API calls are analyzed statically using signatures and apps are traced dynamically through tainting analysis		
Apps Playground (2013) [124]	And	D	SYS, PT			Taint tracing, SYS call, etc.	Not applicable	Any kind	Heuristic-based UI interaction based on contextual exploration		
Secload (2013) [125]	And	*	*	*	*	Any kind	Device consumption not available	Any kind	Detection techniques: AV scanning, file integrity checking, SYS call monitoring, or network intrusion detection and response		
TStardroid (2013) [126]	And	D	PCB	STAT, ML	A	Frequencies of preliminary parameters: page frames, context switches, page faults, virtual memory, etc.	Performance degradation of 3.73% on average	Any kind	Type of analysis: theoretic analysis, time-series feature logging, segmentation and frequency component analysis of data, and machine learning classifier		
Andromaly (2012) [127]	And	D	*	ML	A	Method: monitoring of features. Feature selection: Subset of selected features from 88 initial categories	16,78Kb - 432 RAM (8.8%), 5.52% CPU, and 10% Battery (unclear)	Any kind of anomaly	Training Method: Classification with labelled data. Experimental evaluation		
AppGuard (2012) [128]	And	D	PT		M	Program traces and generated events	Not available	Privacy leakage and user-level misuse - kernel-level is not monitored	Analysis is done off-line, prior to repackaging the app, i.e., in the cloud		
Concealoid (2011) [129]	And	D	SYS	CL	A	System calls per application	Not available	Any kind of anomaly	Training Method: Clustering with k-means: i) malware, and ii) goodware. Evaluation: Experimental and wild malware		
DroidScope (2012) [130]	And	D	*			Any kind	Not applicable	Any kind	Tool: Syscall, etc. Ad-hoc plug-ins for monitoring features and analyzing data (authors provide several proof of concepts, e.g.: tainting)		
MADAM (2012) [131]	And	D	K, U	ML	A	K: SYS, proc., memory, CPU usage; U: user-state, key strokes, called numbers, SMS, NET	Overhead of memory utilization, 7% CPU and 5 % battery	Any kind of anomaly	K-NN (with K=1) for classification. 10 malicious apps and 50 benign. 95% detection rate and 5% FP		
Peng et al. (2012) [132]	And	S	P	PRO	N/A	Permissions	Not applicable	Effectiveness of app permissions			
RiskRanker (2012) [133]	And	S	IP/API	DG	M	Vulnerability signatures, permissions, API calls, crypto, dynamic code, IPC, and JNI, etc.	Not applicable	Any kind	Checks a pre-defined set of malicious operations (e.g.: known exploits) to rate the severity of stealthy applications		
SmartDroid (2012) [134]	And	H	*	*	*	Any	Unavailable	UI-based obfuscation	Improved detection by generating UI-based trigger conditions. Any kind of detection system might be plugged, but no further details are given		

Defensas (iv)

- ❑ Software seguridad móvil (*cont.*):
 - *Network Log*: monitoriza las conexiones de red de las aplicaciones instaladas
 - *OS Monitor*: controla los procesos y las conexiones de cada aplicación
 - *SmartDroid*: envío de notificaciones ante detección de ciertos eventos, definidos por el usuario (*firmas*)
 - *CONAN mobile*: indica nivel de seguridad, monitoriza las aplicaciones y los permisos y mantiene listas de IP y números llamados



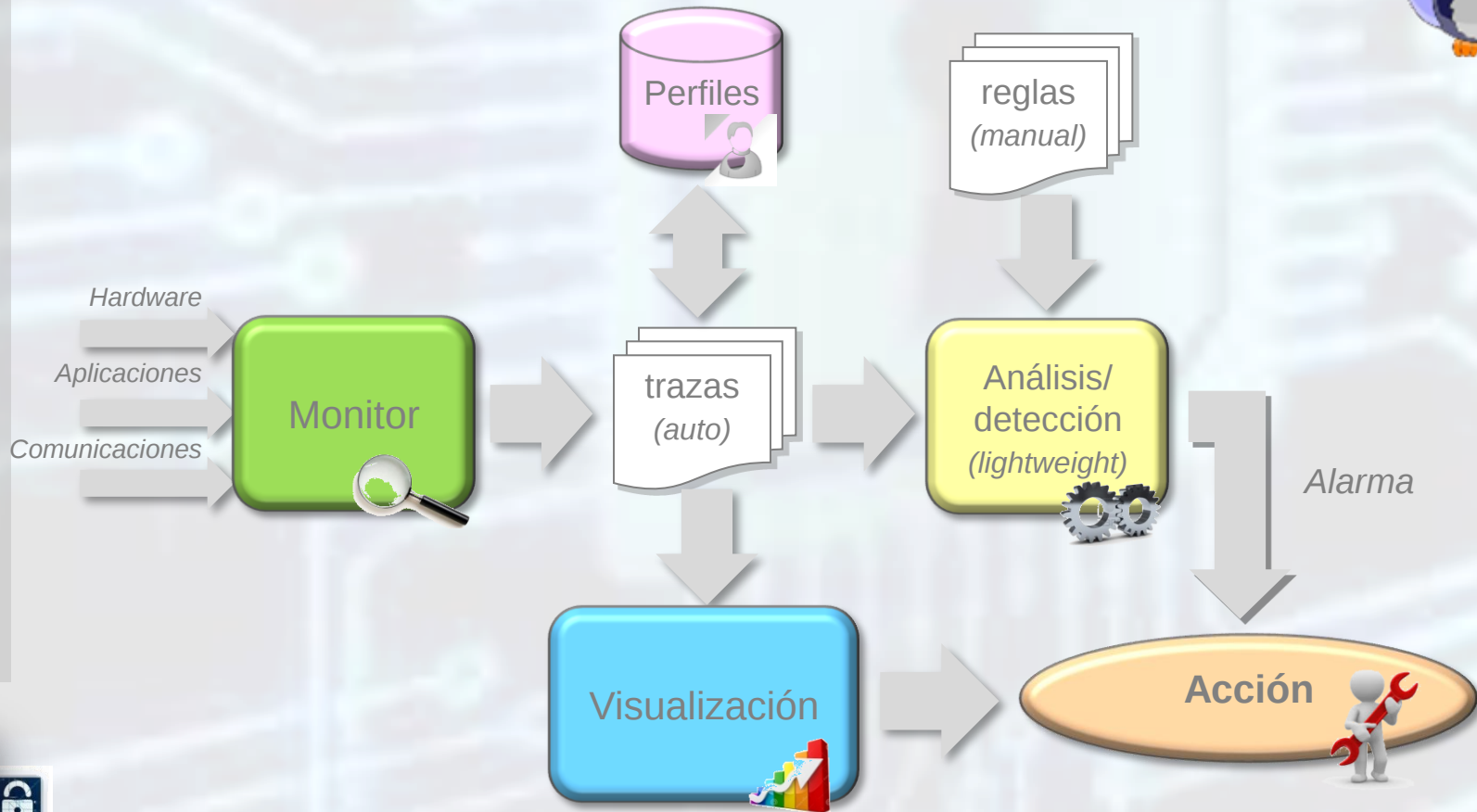
Defensas (v)

- ❑ Software seguridad móvil (*cont.*):
 - *ComDroid*, *Woodpeker*: permisos entre aplicaciones
 - *DroidMOSS*: similitud *fuzzy* entre apps para detectar cambios
 - *RiskRanker*: comportamientos peligrosos pre-definidos
 - *DREBIN*: aplicaciones maliciosas/benignas mediante SVM
 - *Andromaly*: detección de anomalías *machine-learning* (ML)
 - *MADAM*: uso de características *kernel-user-based* y ML
 - *Crowdroid*: detección de troyanos basada en llamadas al sistema
 - *DroidAPIMiner*: uso de características *API-based* y KNN
 - *TaintDroid*: monitorización de datos privados sensibles

Retos: *lightweight* → detección “colaborativa”

Defensas (vi)

- ADroid: monitorización y detección anomalías



Bibliografía

- ❑ Fundación Telefónica: *La Sociedad de la Información en España 2013*. http://www.fundacion.telefonica.com/es/arte_cultural/publicaciones/detalle/258.
- ❑ IAB y eLOGIA: *IV Estudio Anual Redes Sociales*. Abril, 2014. <http://www.iabspain.net/wp-content/uploads/downloads/2014/04/V-Estudio-Anual-de-Redes-Sociales-versi%C3%B3n-reducida.pdf>.
- ❑ Kaspersky Lab: *Security Bulletin 2013*. http://media.kaspersky.com/pdf/KSB_2013_EN.pdf.
- ❑ Sophos Labs: *Sophos Threats Security Report*. Mobile World Congress, 2014.
- ❑ M. La Polla, F. Martinelli, D. Sgandurra: *A Survey on Security for Mobile Devices*. IEEE Communications Surveys & Tutorials, Vol. 15, N. 1, pp. 446-471, 2013.
- ❑ G. Suárez. J.E. Tapiador. P. Peris, A. Ribagorda: *Evolution, Detection and Analysis of Malware for Smart Devices*. IEEE Communications Surveys & Tutorials, pp. 1-27, 2014.
- ❑ A. Ruiz-Heras, P. García-Teodoro: *Monitorización y Detección de Anomalías en Dispositivos Android*. TFG Grado Ing. Tecnologías Telecomunicación, 2013/2014.



¡¡GRACIAS!!

