Pengetahuan dan Kemampuan yang Dimiliki Pengguna Non-Ahli dalam Mendeteksi Phishing

IEEE Publication Technology, Adhi Wahyu Utama and Dimas Anwar Aziz, Telkom University,

Abstract—Email phishing adalah komunikasi penipuan yang berpura-pura menjadi sesuatu yang bukan sebenarnya untuk membuat orang melakukan tindakan yang seharusnya tidak mereka lakukan. Kami melakukan survei terhadap beberapa orang dari berbagai demografi di Indonesia dan meminta mereka untuk berbagi pengalaman mereka terkait email phishing. Dari analisis pengalaman tersebut, kami menemukan bahwa cara pengguna email mendeteksi pesan phishing memiliki banyak kesamaan dengan cara ahli IT mengidentifikasi phishing. Kami juga menemukan bahwa pengguna email memiliki pengetahuan unik dan kemampuan berharga dalam proses identifikasi yang tidak dimiliki oleh kontrol teknis maupun ahli IT. Kami menyarankan bahwa pelatihan yang ditargetkan pada cara memanfaatkan keunikan ini kemungkinan akan meningkatkan pencegahan phishing.

Index Terms—Phishing detection, non-expert users, email security, user capabilities, cybersecurity awareness, security training, user knowledge, online threats, digital literacy, human factors in security.

I. Introduction

MAIL adalah salah satu metode komunikasi yang paling umum digunakan, terutama dalam organisasi besar dan ecommerce. Lebih dari 3,9 miliar orang memiliki akun email, dan secara kolektif mereka mengirim dan menerima lebih dari 290 miliar email per hari [11]. Email merupakan salah satu metode utama yang digunakan untuk berkomunikasi dengan orang asing. Namun, karena email adalah sistem global di mana siapa saja dapat berkomunikasi dengan siapa saja, pelaku kejahatan mengirim email yang berpura-pura menjadi sesuatu yang bukan sebenarnya, dan menipu orang untuk melakukan tindakan yang seharusnya tidak mereka lakukan — yang dikenal sebagai phishing [34]. Pesan phishing adalah vektor serangan yang telah menyebabkan banyak kerugian dalam masyarakat. Email phishing telah digunakan untuk mencuri uang dalam jumlah besar [22], menginstal ransomware [31], atau sekadar mencuri konten email yang kemudian dipublikasikan [21]. 32% dari semua pelanggaran perusahaan pada tahun 2018 disebabkan oleh phishing [33]. Spear-phishing – varian di mana email disesuaikan khusus dengan penerima digunakan oleh 65% kelompok yang melakukan serangan siber yang ditargetkan, dan lebih umum digunakan daripada kerentanan zero-day (hanya 23% dari kelompok tersebut) [32].

Phishing adalah masalah sosio-teknis, dan menangani masalah ini membutuhkan kerja sama antara inovasi teknologi dan intervensi manusia. Teknologi sedang dikembangkan untuk membantu mengidentifikasi dan menyaring pesan phishing, tetapi teknologi ini tidak bekerja dengan akurasi 100%

This paper was produced by the IEEE Publication Technology Group. They are in Piscataway, NJ.

Manuscript received April 19, 2021; revised August 16, 2021.

dan dapat lambat merespons inovasi baru oleh penyerang [14]. Administrator IT dan pemerintah sering mencoba menghentikan phishing sebelum dimulai dengan mengganggu situs web phishing dan pengiriman email massal [10]. Tetapi garis pertahanan terakhir adalah pengguna akhir; pesan phishing yang melewati pertahanan lain masih dapat dideteksi atau diabaikan oleh pengguna akhir untuk mencegah kerugian.

Dalam penelitian ini, kami mensurvei pengguna email tanpa pelatihan atau keahlian IT dan menanyakan mereka tentang pengalaman spesifik dengan email phishing yang mereka terima. Sekitar setengah dari responden survei dapat mengidentifikasi insiden spesifik yang kemudian mereka jawab dengan pertanyaan terperinci. Berdasarkan model Wash [34] tentang bagaimana ahli IT mendeteksi email phishing, kami menanyakan setiap orang tentang apa yang mereka perhatikan dari email tersebut, apa yang mereka harapkan dalam email tersebut, apa yang membuat mereka curiga terhadap email tersebut, investigasi apa yang mereka lakukan, bagaimana mereka memutuskan apakah email tersebut sah, dan apa yang akhirnya mereka lakukan dengan email tersebut.

Dari pertanyaan-pertanyaan ini, kami dapat mengidentifikasi pola bagaimana pengguna email yang bukan ahli IT saat ini mengidentifikasi email penipuan phishing di kotak masuk mereka. Sebagian besar penelitian melihat kegagalan deteksi phishing dan apa yang perlu diperbaiki; sebaliknya kami membandingkan non-ahli dengan para ahli Wash dan mengidentifikasi apa yang berhasil dengan baik yang dapat kita kembangkan. Kami menemukan bahwa pengguna email sering membawa pengetahuan unik ke proses identifikasi ini yang tidak dimiliki oleh metode pencegahan phishing lainnya, seperti apakah email tersebut diharapkan atau tidak dan seperti apa email seperti ini biasanya terlihat dan meminta. Kami juga menemukan bahwa pengguna email memiliki kemampuan berharga untuk investigasi, seperti meminta saran dari orang lain, atau memeriksa keabsahan dengan pengirim. Secara keseluruhan, temuan ini menunjukkan bahwa pengguna email dapat menjadi bagian penting dari ekosistem pencegahan phishing, meskipun pelatihan phishing dapat ditingkatkan untuk fokus pada bagaimana pengguna dapat lebih baik menggunakan pengetahuan dan kemampuan unik mereka.

II. PREVIOUS WORK

A. Mencegah Bahaya dari Phishing

Masyarakat kita memiliki tiga bentuk pertahanan yang membantu mengidentifikasi dan membatasi keberhasilan penipuan phishing. Pertahanan teknologi mencoba secara otomatis mendeteksi fitur-fitur yang diketahui dari email phishing dan memblokir atau menghapus email tersebut. Beber-

apa pertahanan menggabungkan kerja komputer dan manusia dengan memperingatkan pengguna akhir tentang potensi pesan phishing, yang kemudian diselidiki lebih lanjut oleh pengguna akhir untuk menentukan apakah itu email phishing. Dan akhirnya, ada pertahanan manusia, di mana penerima email diandalkan untuk mengenali email sebagai berbahaya dan bertindak sesuai.

1) Deteksi dan Penghapusan Otomatis: Pendekatan deteksi dan penghapusan otomatis bertujuan untuk mengklasifikasikan email sebagai phishing atau sah dan memblokir atau menghapusnya sebelum pengguna akhir menemukannya. Upaya di bidang ini telah difokuskan pada peningkatan dan menemukan cara baru untuk mengidentifikasi pesan phishing yang masuk dan keluar menggunakan daftar hitam [10], heuristik [3, 13, 16, 23], dan pembelajaran mesin [9, 29]. Pendekatan ini menyaring email berdasarkan fitur yang diketahui yang secara konklusif mengidentifikasi email sebagai phishing. Namun, pendekatan otomatis mengandalkan algoritma probabilistik yang menghasilkan positif palsu, menyebabkan email sah diblokir atau dihapus. Selain itu, pendekatan otomatis memiliki kemampuan terbatas untuk mendeteksi variasi baru dari serangan phishing [12] dan tidak dapat mengidentifikasi semua email phishing yang lebih lama.

2) Peringatan Phishing: Peringatan phishing melengkapi teknik deteksi otomatis dengan memperingatkan pengguna akhir tentang potensi email phishing, alih-alih memblokir atau menghapusnya. Peringatan biasanya digunakan ketika deteksi otomatis tidak dapat secara konklusif mengklasifikasikan email sebagai phishing [25]. Dalam praktiknya, peringatan telah dilaporkan meningkatkan kemampuan pengguna akhir untuk mengidentifikasi email phishing [8, 26]. Upaya penelitian yang sedang berlangsung di area ini telah difokuskan pada menemukan cara yang lebih baik untuk merancang dan menyajikan peringatan kepada pengguna akhir.

Meskipun memiliki dampak positif, peringatan memiliki keterbatasan yang sama dengan pendekatan deteksi dan penghapusan otomatis. Mereka rentan terhadap positif palsu (menandai email sah sebagai berpotensi berbahaya) dan negatif palsu (membiarkan email berbahaya lolos tanpa peringatan, terutama serangan phishing zero-hour). Seperti yang dikemukakan oleh Yang et al., peringatan dan pelatihan pengguna harus saling melengkapi untuk meningkatkan efektivitasnya [37].

3) Pelatihan Pengguna: Peneliti dan praktisi keamanan telah mengembangkan berbagai metode dan materi untuk melatih pengguna mengidentifikasi dan bereaksi terhadap email phishing dengan tepat. Kumaraguru et al. [19] dan Caputo et al. [2] menemukan bahwa pelatihan tertanam (yaitu materi instruksional yang disajikan saat peserta mengklik URL dalam email phishing), yang sangat umum digunakan di organisasi besar, meningkatkan motivasi pengguna untuk belajar dan meningkatkan akuisisi pengetahuan. Rader et al. [27] menemukan bahwa orang juga belajar tentang penipuan phishing dan tindakan perlindungan dari cerita tentang insiden keamanan. Wash dan Cooper [35] menemukan bahwa pelatihan phishing tradisional yang berisi fakta dan saran bekerja lebih baik ketika disajikan oleh seorang ahli, sementara cerita keamanan naratif bekerja lebih baik ketika diceritakan oleh

seorang rekan.

Pesan pelatihan phishing yang paling banyak dibagikan di seluruh pemerintah, bisnis, dan individu mengajarkan orang untuk mengidentifikasi tanda-tanda tertentu (misalnya alamat email pengirim, URL dalam email, tata bahasa atau ejaan yang buruk) atau menerapkan serangkaian aturan untuk mendeteksi, menghindari, dan melaporkan pesan phishing. Pesan pelatihan semacam itu telah dipelajari secara ekstensif dan menunjukkan potensi untuk meningkatkan ketahanan orang terhadap serangan phishing [4, 19]. Beberapa pesan berfokus pada perubahan perilaku, misalnya, tidak pernah mengklik URL atau membuka lampiran dalam email dari pengirim yang tidak dikenal.

Pesan pelatihan lainnya berfokus pada memberi tahu pengguna tentang jenis ancaman phishing yang umum dan cara mengidentifikasinya, dengan tujuan memanipulasi tingkat risiko dan selanjutnya tingkat ketakutan pada pengguna [5, 20]. Beberapa peneliti berpendapat bahwa ajakan ketakutan meningkatkan niat pengguna akhir untuk bertindak dengan aman. Namun, meskipun mampu mengubah niat perilaku pengguna akhir [5], ajakan ketakutan tidak memprediksi atau menghasilkan perilaku yang aman [6].

Pelatihan pengguna biasanya berfokus pada aspek pesan email dan mencoba mengubah cara orang berpikir tentang pesan email sehingga mereka memperhatikan fitur yang paling terkait dengan phishing. Studi telah menunjukkan bahwa ini meningkatkan pengetahuan pengguna, meningkatkan kemampuan mereka untuk mengidentifikasi email phishing, dan mengurangi jumlah serangan yang berhasil [2, 19, 35]. Namun, jumlah serangan phishing yang berhasil masih cukup tinggi, mencapai 32% dari semua pelanggaran perusahaan pada tahun 2018. Lebih banyak yang perlu dilakukan untuk meningkatkan kemampuan pengguna akhir dalam mengidentifikasi dan mencegah serangan phishing.

Sebagian besar pelatihan pengguna dikembangkan dari pemahaman tentang bagaimana dan mengapa orang jatuh ke dalam phishing [6]. Kami berhipotesis bahwa jika pelatihan lebih fokus pada aspek bagaimana orang sudah berpikir tentang dan menangani email secara umum, ini dapat membuka jalan baru untuk pelatihan phishing. Sayangnya, kami tidak memiliki pemahaman yang komprehensif tentang bagaimana pengguna non-ahli melakukannya. Masalah serupa dihadapi dalam pelatihan keterampilan teknis di mana peneliti menyelidiki cara untuk meningkatkan pelatihan pemecah masalah (teknisi) [15]. Mereka mempelajari dan mengidentifikasi proses konseptual umum dan strategi yang digunakan teknisi saat memecahkan masalah. Ini membantu mereka mengidentifikasi keseniangan dalam metode dan pesan pelatihan yang ada dan selanjutnya membantu mereka mengidentifikasi area perbaikan. Kami berpendapat bahwa memahami proses dan strategi yang digunakan non-ahli untuk mengidentifikasi email phishing dapat mengungkapkan area potensial untuk perbaikan pelatihan phishing.

B. Bagaimana Orang Mengidentifikasi Email Phishing?

Downs et al. [7] menyelidiki strategi keputusan pengguna komputer non-ahli ketika menghadapi email yang mencurigakan. Mereka mengidentifikasi tiga strategi yang digunakan peserta untuk memahami email yang mereka terima: 1) email ini tampaknya ditujukan untuk saya; 2) normal untuk mendengar dari perusahaan yang Anda lakukan bisnis dengannya dan 3) perusahaan terkemuka akan mengirim email. Downs et al. [7] menyatakan bahwa tidak ada strategi yang membantu orang mengidentifikasi pesan phishing yang dirancang dengan baik. Namun, studi tersebut melibatkan peran bermain dalam lingkungan yang terkendali. Kami tidak tahu strategi mana yang berlaku dan seberapa umum mereka dalam konteks alami dan kotak masuk orang.

Wash [34] melihat bagaimana ahli mengidentifikasi email phishing dengan mewawancarai 21 ahli IT tentang kejadian ketika mereka berhasil mengidentifikasi email sebagai phishing di kotak masuk mereka. Dia mengidentifikasi proses 3 tahap untuk mengidentifikasi email phishing. Pada tahap pertama, email diterima dan diperlakukan seperti email lainnya konten dalam email diambil secara harfiah dan orang tersebut mencoba memahami email dan mencari tahu apa yang diminta untuk dilakukan. Saat mereka melakukan ini, mereka memperhatikan ketidaksesuaian — hal-hal yang "terasa aneh" tentang email tersebut. Akhirnya, sesuatu memicu orang tersebut untuk berpikir bahwa email ini tidak sah — bahwa itu mungkin email phishing yang bukan seperti yang dikatakannya. Pada titik ini, mereka menjadi curiga dan mulai secara eksplisit mencari hal-hal yang dapat membantu mereka menentukan apakah email tersebut sah atau tidak. Potongan informasi baru ini sering memungkinkan mereka untuk secara konklusif mengidentifikasi email sebagai phishing.

Pekerjaan Wash [34] menunjukkan bagaimana beberapa pelajaran dari pelatihan phishing diterapkan dalam konteks dunia nyata. Namun, Wash hanya mempelajari para ahli. Para ahli mungkin memiliki keterampilan, pengalaman, dan pengetahuan yang lebih maju tentang phishing dan tindakan pencegahan dibandingkan dengan non-ahli. Kami tidak tahu temuan mana yang mungkin berlaku untuk non-ahli dan dapat digunakan untuk meningkatkan pelatihan mereka.

C. Phishing: Masalah Sosio-Teknis

Phishing adalah masalah sosio-teknis. Solusi otomatis tidak mendeteksi 100% email phishing. Oleh karena itu, pengguna akhir harus mengidentifikasi email ini di kotak masuk mereka. Seperti yang dikatakan oleh Khonji et al., tidak ada solusi tunggal yang ada untuk mengurangi serangan phishing [17]; sehingga teknik otomatis / peringatan dan pelatihan pengguna harus diterapkan untuk saling melengkapi [19]. Ini sebanding dengan Model Keju Swiss (SCM) James Reason [28] tentang penyebab dan respons kecelakaan. SCM adalah alat populer yang digunakan untuk menyelidiki atau menganalisis kompleksitas sistem dengan menunjukkan bahwa suatu insiden adalah hasil dari kombinasi kegagalan aktif oleh operator dan kondisi laten dari sistem. SCM menggambarkan sistem sosio-teknis sebagai beberapa irisan keju Swiss yang ditumpuk bersama, masing-masing irisan dengan lubang. Setiap irisan menggambarkan lapisan pertahanan sistem terhadap jenis kegagalan tertentu, sementara setiap lubang mewakili kegagalan dalam pertahanan sistem pada lapisan tertentu. Bryans dan Arief menerapkan model tersebut untuk memahami lapisan keamanan dan toleransi kesalahan dalam sistem komputer [1]. Mereka menggambarkan setiap lapisan sebagai mekanisme perlindungan terhadap jenis serangan tertentu, tetapi memiliki kelemahan (lubang) terhadap jenis lainnya.

Baik teknik deteksi dan penghapusan otomatis maupun peringatan mengandalkan pengguna akhir sebagai garis pertahanan terakhir terhadap phishing. Namun, jumlah serangan phishing yang berhasil baru-baru ini menunjukkan bahwa lebih banyak pekerjaan perlu dilakukan untuk meningkatkan pelatihan pengguna. Sementara sebagian besar pelatihan berfokus pada mengajarkan pengguna akhir untuk mengidentifikasi fitur yang diketahui dan konklusif dari email phishing, Downs et al. [7] dan Wash [34] menemukan bahwa pengguna akhir mengandalkan fitur selain pembeda konklusif untuk mengidentifikasi email phishing. Kita perlu mengeksplorasi cara-cara yang lebih baik untuk menjaga pengguna dalam lingkaran pertahanan terhadap serangan phishing. Lebih banyak penelitian perlu dilakukan untuk memahami bagaimana non-ahli mengidentifikasi email phishing, aspek atau informasi apa yang mereka andalkan, dan jenis hal yang mereka lakukan dalam proses tersebut. Pemahaman ini dapat membantu kita menyesuaikan dan menargetkan pelatihan phishing dan teknologi yang mendukung pengambilan keputusan manusia. Studi kami mengambil langkah pertama ke arah ini dengan menerapkan model Wash dalam survei untuk mempelajari teknik yang diikuti non-ahli untuk mengidentifikasi email phishing.

III. METHODS AND SAMPLE

Dalam makalah ini, kami melihat bagaimana pengguna non-ahli mengidentifikasi email phishing, dan melihat apakah beberapa teknik yang diidentifikasi oleh Wash [34] pada ahli juga ada ketika non-ahli mengidentifikasi email phishing. Untuk mempelajari ini, kami melakukan survei di mana kami meminta pengguna internet non-ahli untuk mengingat email tertentu yang mereka terima yang "mencurigakan atau berpotensi berbahaya," dan kemudian menjawab pertanyaan tentang pengalaman mereka dengan email tersebut.

Kami mengajukan pertanyaan untuk mencoba memahami apa yang mereka perhatikan dan tidak perhatikan tentang email yang diterima responden dan memahami hal-hal apa yang tampaknya penting bagi mereka. Ini adalah catatan retrospektif tentang email masa lalu; kami mengharapkan bahwa responden tidak akan mengingat beberapa detail tentang apa yang terjadi. Kami membuat asumsi bahwa hal-hal yang tidak mereka ingat kemungkinan besar kurang penting dalam pemikiran mereka tentang email tersebut [18].

A. Survei

Kami memulai dengan instrumen survei yang secara longgar didasarkan pada Rader et al. [27]. Di awal survei, kami meminta responden untuk mengidentifikasi "cerita" atau insiden tertentu di mana mereka menerima email yang mencurigakan atau berpotensi berbahaya. Kami kemudian meminta mereka untuk menjawab sejumlah pertanyaan tentang insiden tertentu tersebut.

Kami menyertakan pertanyaan penyaringan yang menanyakan kepada calon responden apakah mereka dapat mengingat menerima jenis email yang kami minati. Survei memberi tahu responden bahwa "Dalam survei ini, kami tertarik mendengar tentang email yang Anda terima yang mencurigakan atau berpotensi berbahaya dengan cara tertentu." Kemudian meminta mereka untuk mengingat kembali email mereka, dan memberi tahu mereka bahwa tidak apa-apa untuk melihat kembali email mereka jika itu akan membantu. Kami bertanya "Apakah Anda dapat mengingat pesan email yang mencurigakan atau berpotensi berbahaya yang pernah Anda terima?" Hanya responden yang menjawab ya untuk pertanyaan ini yang melanjutkan survei. 315 calon responden yang memenuhi syarat lainnya dikeluarkan dari penelitian karena mereka tidak menjawab "Ya" untuk pertanyaan ini.

Seperti Rader et al. [27], kami memulai survei dengan proses elicitation untuk membuat responden mengidentifikasi satu "email yang mencurigakan atau berpotensi berbahaya" untuk menjawab pertanyaan tentang. Elicitation ini mencakup tiga bagian. Pertama, kami meminta responden untuk menuliskan dalam kotak jawaban singkat "cara-cara agar pesan email dapat tidak aman atau menyebabkan masalah keamanan" dan "cara-cara yang Anda ketahui untuk mengenali email yang mencurigakan atau berpotensi berbahaya." Prompt ini dimaksudkan untuk membantu memicu ingatan responden tentang email phishing potensial. Responden menulis rata-rata 12-14 kata untuk masing-masing prompt ini.

Kedua, kami meminta responden untuk "memikirkan waktu di masa lalu ketika Anda secara pribadi menerima email yang mencurigakan atau berpotensi berbahaya" dan "mencantumkan sebanyak mungkin email ini yang dapat Anda ingat" dalam kotak teks. Responden rata-rata menulis 15 kata sebagai tanggapan terhadap prompt ini.

Ketiga, kami menyajikan daftar ini kembali kepada responden dan meminta responden untuk "Memilih satu pesan email dari daftar di atas yang mudah Anda ingat detailnya." Kami meminta mereka untuk merangkum secara singkat email tertentu tersebut. Kami menyajikan ringkasan singkat ini kembali kepada responden di bagian atas setiap halaman survei berikutnya untuk membantu mereka mengingat email mana yang mereka jawab pertanyaan tentang. Ringkasan ini ratarata sepanjang 21 kata.

Sisa survei meminta lebih banyak detail tentang insiden email tertentu yang dipilih oleh responden. Berdasarkan model Wash [34], kami mengidentifikasi enam proses yang digunakan para ahli dalam mendeteksi phishing. Kami menyusun pertanyaan di sekitar enam proses ini:

- Memperhatikan: Hal-hal yang mereka perhatikan tentang email, seperti kapan mereka menerima email, jenis email (lampiran, dll.), konten kerja atau pribadi, akun kerja atau pribadi, dll.
- 2) Mengharapkan: Apa yang mereka harapkan dalam email; membangun dari memperhatikan dan membandingkan apa yang mereka perhatikan dengan apa yang mereka harapkan. Apakah mereka pernah menerima email lain seperti ini, berinteraksi dengan pengirim sebelumnya, apakah email tersebut diharapkan, dll.
- Mencurigai: Apa yang terasa "aneh" tentang email subjek, dari, isi, dll. Apa yang ada dalam email yang

- membuat mereka curiga terhadap email tersebut. Apakah itu berisi tautan, lampiran, dll.
- 4) Menyelidiki: Apa yang mereka cari secara eksplisit setelah mereka mencurigai email tersebut (jika ada) untuk mengetahui apakah email tersebut sah atau penipuan. Hal-hal seperti "apakah Anda melihat header, atau mengarahkan kursor ke tautan, atau mencoba menghubungi pengirim?"
- 5) Memutuskan: Bagaimana keputusan sah/phish dibuat. Apakah Anda memutuskan, dan jika ya, bagaimana? Seberapa yakin Anda?
- 6) Bertindak: Setelah memutuskan, apa yang Anda lakukan dengan email tersebut? Melaporkannya? Hanya menghapusnya? Bagaimana perasaan Anda tentang email tersebut? Takut? Kecemasan? Kegelisahan?

Instrumen survei lengkap dapat ditemukan dalam materi tambahan.

B. Sampel

Kami bekerja sama dengan Qualtrics untuk menyebarkan survei kami kepada panel peserta di AS pada Februari 2020, yang tepat sebelum pandemi COVID. Kami mengecualikan responden yang memiliki keahlian teknis atau bekerja sebagai profesional teknologi karena kami secara khusus menginginkan responden non-ahli. Kami menetapkan kuota pada usia, jenis kelamin, dan etnis yang kira-kira sesuai dengan populasi AS, untuk mencoba mendapatkan sampel yang lebih representatif. Kami menerima total 297 tanggapan yang valid. Responden diberi kompensasi oleh Qualtrics dengan poin yang dapat ditukarkan dengan barang.

Tabel 1 merangkum demografi sampel kami. Sampel kami mencapai kuota dan oleh karena itu kira-kira sesuai dengan populasi AS dalam hal tersebut. Itu juga kebetulan mendekati populasi AS dalam hal pendidikan.

Hanya sekitar 50% dari sampel kami yang saat ini bekerja penuh waktu atau paruh waktu. Ini lebih rendah daripada populasi AS (yang sekitar 61% bekerja pada saat survei [24]). Ini adalah cara utama kami percaya sampel kami berbeda dari populasi AS yang lebih besar. Kami tidak yakin bagaimana ini mungkin mempengaruhi tanggapan tentang email phishing.

Mayoritas responden dalam sampel kami memiliki pengalaman sebelumnya dengan insiden keamanan siber; hanya 17% responden yang menunjukkan bahwa mereka belum pernah menjadi korban insiden keamanan siber. Sekitar setengah dari sampel melaporkan memiliki virus (52%), dan hampir setengahnya melaporkan menerima pemberitahuan tentang pelanggaran data (47%). Sekitar seperempat (26%) telah menjadi korban penipuan kartu kredit, dan 6% melaporkan menjadi korban pencurian identitas yang lebih serius daripada penipuan kartu kredit. 18% melaporkan memiliki perangkat yang diretas. Menariknya, 16% responden melaporkan pernah tertipu oleh email phishing atau email scam lainnya. Statistik ini menunjukkan bahwa sampel kami juga agak bias terhadap orang-orang yang memiliki pengalaman sebelumnya dengan insiden keamanan siber.

TABLE I

Demografi sampel survei. Kami menerima tanggapan yang valid dari total 297 responden. Kuota digunakan pada Usia, Jenis
Kelamin, dan Etnis untuk kira-kira mencocokkan demografi Amerika Serikat.

Kategori	Subkategori	N	%
Usia	18–30	75	25%
	30–50	104	35%
	50–65	73	25%
	Lebih dari 65	45	15%
Jenis Kelamin	Pria	151	49%
	Wanita	156	50%
	Lainnya	2	1%
	Lebih memilih untuk tidak menjawab	1	0%
Etnis	Putih	202	64%
	Hispanik, Latino, atau Spanyol	51	16%
	Hitam atau Afrika Amerika	37	12%
	Asia	18	6%
	Indian Amerika atau Penduduk Asli Alaska	8	3%
Pendidikan	Tidak ada Perguruan Tinggi	71	24%
	Teknik, Perdagangan, atau Kejuruan	22	7%
	Beberapa perguruan tinggi	102	34%
	Gelar Perguruan Tinggi	102	34%
Pekerjaan	Bekerja Penuh Waktu	105	35%
	Bekerja Paruh Waktu	42	14%
	Pengangguran dan mencari pekerjaan	24	8%
	Pengangguran dan tidak mencari	25	8%
	Pensiunan	45	19%
	Cacat	29	10%
	Pelajar	16	5%
Pendapatan Rumah Tangga Tahunan (USD)	Kurang dari \$25,000	66	22%
	\$25,000 hingga \$34,999	51	17%
	\$35,000 hingga \$49,999	35	12%
	\$50,000 hingga \$74,999	69	23%
	\$75,000 hingga \$99,999	33	11%
	\$100,000 hingga \$149,999	30	10%
	\$150,000 hingga \$199,999	7	2%
	\$200,000 atau lebih	6	2%

C. Analisis

Di akhir survei, kami meminta responden untuk "tolong tuliskan cerita email tersebut seolah-olah Anda menceritakannya kepada seorang teman." Kami menyediakan kotak teks besar untuk peserta memasukkan cerita, dan mengharuskan responden memasukkan setidaknya 300 karakter ke dalam kotak ini. Responden rata-rata lebih dari 400 karakter (rata-rata=411, min=300, maks=1523), yang sekitar 80 kata per cerita rata-rata (rata-rata=81, min=41, maks=288). Kami memiliki dua asisten peneliti yang mengkodekan cerita ini secara paralel, bertemu setiap minggu untuk memperbarui buku kode, mengukur kesepakatan, dan menyelesaikan perbedaan. Kami akhirnya memiliki buku kode yang mengkodekan cerita untuk fitur-fitur yang diatur dalam 5 kategori: properti pengirim email yang diklaim; tindakan yang diminta oleh email; apa yang terasa aneh dalam email; tindakan yang diambil dalam cerita; dan keputusan akhir tentang email.

Setelah pelatihan dan pengembangan buku kode, kedua pengkode mengkodekan semua 297 cerita secara independen untuk buku kode 39 kode yang berbeda. Setelah pengkodean awal ini, lebih dari setengah kode memiliki alpha Cronbach di atas 0,7, dan hanya 3 kode yang memiliki alpha di bawah 0,5. Kami menghapus 3 kode dengan kesepakatan rendah. Kedua pengkode kemudian bertemu dan membicarakan semua contoh di mana ada ketidaksepakatan dan secara bersamasama menyetujui keputusan akhir tentang semua kode untuk semua cerita.

Dalam makalah ini, hasil dari pengkodean manual ini akan

secara eksplisit diberi label sebagai hasil dari pengkodean manual. Setiap hasil yang tidak diberi label sebagai hasil dari pengkodean manual adalah data laporan diri langsung dari pertanyaan dalam tubuh utama survei. 13 (4%) dari cerita disepakati sebagai "bukan cerita" oleh kedua pengkode. Ini adalah contoh di mana peserta mengisi kotak teks ini untuk seluruh survei, tetapi tidak menggambarkan pengalaman dengan email tertentu, dan sebaliknya menggambarkan pengalaman yang lebih umum. Tanggapan ini tidak termasuk dalam statistik untuk pengkodean manual.

Materi replikasi untuk analisis ini tersedia di https://osf.io/82sd9/. Selain itu, semua cerita disajikan persis seperti yang dimasukkan oleh responden, termasuk kesalahan ketik.

IV. FINDINGS

Dalam survei ini, kami meminta responden untuk mengidentifikasi "pesan email yang mencurigakan atau berpotensi berbahaya yang Anda terima di masa lalu." 315 responden yang memenuhi syarat tidak dapat mengidentifikasi email, dan 311 responden yang memenuhi syarat dapat melakukannya. Kuota hanya diterapkan pada responden yang memenuhi syarat yang mengingat email tersebut, dan responden diberi insentif untuk mengingat email tersebut agar dapat berpartisipasi dalam survei dan menerima pembayaran insentif. Tujuan kami bukan untuk menemukan seberapa umum phishing di antara kelompok demografis yang berbeda, dan sampel ini tidak boleh diartikan sebagai pengukuran prevalensi phishing. Namun, ini

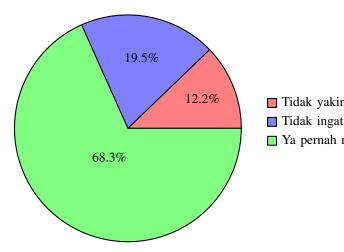


Fig. 1. Persentase Responden yang Pernah Menerima Email Phishing

menunjukkan bahwa sekitar 50% dari orang-orang non-ahli dalam pool subjek Qualtrics memiliki cerita tentang email phishing tertentu yang mereka terima, yang menunjukkan betapa luasnya pengalaman dengan email-email ini.

Hampir semua pertanyaan yang tersisa dalam survei kemudian meminta responden untuk memberikan lebih banyak detail tentang insiden spesifik di mana mereka menerima email yang mereka pilih untuk diceritakan kepada kami: apa yang terjadi saat mereka menerimanya, apa yang mereka perhatikan, dan bagaimana mereka menanganinya? Dalam sebagian besar makalah ini, kami melaporkan statistik tentang tanggapan terhadap pertanyaan pilihan ganda.

Berdasarkan temuan dari Wash [34], kami mengorganisir survei berdasarkan enam aktivitas berbeda yang perlu dilakukan seseorang untuk mengenali email phishing: 1) Memperhatikan aspek-aspek email; 2) Membentuk ekspektasi tentang apa yang seharusnya dan tidak seharusnya ada dalam email; 3) Menjadi curiga terhadap email; 4) Menyelidiki email; 5) Memutuskan apakah email mencurigakan atau tidak; dan 6) Bertindak berdasarkan keputusan tersebut.

Enam aktivitas ini memberikan cara bagi kami untuk menggambarkan apa yang umumnya terjadi ketika seseorang menerima email phishing, dan untuk melihat pola dalam apa yang mereka perhatikan dan apa yang mereka lakukan. Kami mengorganisir deskripsi temuan kami dalam makalah ini di sekitar enam aktivitas berbeda ini.

1) Insiden: Setiap peserta diminta untuk menjawab pertanyaan tentang satu insiden yang mereka alami. Kami mulai dengan menggambarkan jenis insiden yang dilaporkan oleh responden. Setiap insiden adalah email yang diterima peserta dan dianggap mencurigakan atau berpotensi berbahaya. Semua insiden ini mewakili email yang berhasil melewati pertahanan teknis dan masuk ke kotak masuk peserta, sehingga tidak termasuk email phishing yang berhasil difilter oleh perlindungan phishing teknis. Namun, email-email ini tidak seragam; responden melaporkan menerima berbagai jenis email phishing yang berbeda.

Kami meminta setiap responden untuk mengidentifikasi

daftar kemungkinan insiden/email yang memenuhi syarat, dan kemudian meminta mereka untuk memilih satu yang "mudah diingat detailnya" dan kemudian menjawab lebih banyak pertanyaan tentang yang satu itu. Kami memiliki total lima pertanyaan yang mencoba memahami secara luas tentang apa email-email ini — satu pertanyaan di awal yang meminta responden untuk merangkum insiden, satu pertanyaan di akhir yang meminta responden untuk menjelaskan seluruh insiden,

Tidak ingat yang meminta responden untuk menjelaskan seluruh insiden,
Ya pernah marekemaudian tiga pertanyaan yang meminta deskripsi singkat,
5-kata tentang insiden yang dipilih. Di sini kami menggunakan deskripsi 5-kata ini untuk menggambarkan jenis insiden yang

dilaporkan orang.

Ketika diminta untuk merangkum insiden di awal survei, responden merespons dengan rata-rata 21 kata (median: 17 kata). Dalam ringkasan ini, responden sebagian besar melaporkan fakta tentang email yang mereka terima, dengan kata-

kata yang paling umum adalah email (39% responden), akun

(17%), uang (15%), tautan (13%) dan menerima (11%).

Selain ringkasan, kami meminta responden, "Dalam sekitar lima kata" untuk menggambarkan apa yang membuat email mencurigakan, apa yang membuat email sulit untuk dipahami, dan apa yang diminta email tersebut untuk mereka lakukan. Responden melaporkan bahwa mereka curiga terutama melihat alamat email/pengirim atau karena melibatkan uang. Email-email tersebut sebagian besar meminta responden untuk mengklik tautan (22%), untuk uang (17%), atau untuk "informasi" (14%). Bersama-sama, ringkasan ini menunjukkan bahwa sebagian besar cerita phishing adalah tentang masalah ekonomi (uang) atau meminta atau memberikan informasi.

Sekitar 81% responden menunjukkan bahwa mereka merasa mudah mengingat email semacam itu. Email-email yang dipilih responden untuk dijawab tersebar luas dalam waktu: 24% responden menerimanya dalam minggu terakhir; 30% dalam bulan terakhir (tetapi bukan minggu terakhir); 25% dalam tahun terakhir (tetapi bukan bulan terakhir); dan 15% lebih dari setahun yang lalu. Dalam pengkodean manual, kami mengkodekan cerita insiden lengkap untuk informasi tentang siapa pengirim email yang diklaim. Ini bukan siapa yang sebenarnya mengirim email, tetapi siapa yang berpurapura menjadi pengirim email. 44% menunjukkan bahwa email tersebut berasal dari kelompok atau organisasi, dan 25% menunjukkan bahwa email tersebut tampaknya berasal dari individu. Dalam 30% cerita, peserta menunjukkan bahwa mereka memiliki hubungan sebelumnya dengan pengirim yang diklaim, dan 14% cerita peserta secara eksplisit menyatakan bahwa mereka tidak memiliki hubungan sebelumnya. 76% dari hubungan sebelumnya adalah dengan kelompok atau organisasi; menunjukkan bahwa email yang berpura-pura berasal dari organisasi lebih mungkin dilihat sebagai bagian dari hubungan sebelumnya.

Sebagai contoh cerita tentang email dari organisasi yang peserta memiliki hubungan sebelumnya, pertimbangkan cerita berikut tentang email dari Amazon.com:

Cerita P233: menerima email yang tampaknya berasal dari amazon. Email tersebut memiliki nama dan alamat saya tetapi mengatakan saya berutang uang untuk pembelian. Saya tidak membeli apa pun untuk sementara waktu sehingga itu tampak aneh. Email tersebut memiliki kesalahan ejaan dan

tautan yang aneh. Saya melihat email tersebut dengan cermat, kemudian memeriksa akun amazon saya di situs web mereka. Tidak ada apa pun di sana tentang pesanan atau utang uang.

Pengirim sebenarnya bervariasi secara luas di seluruh cerita: sekitar 12% mengatakan itu adalah bank atau lembaga keuangan, 8% mengatakan email tersebut tampaknya berasal dari orang asing, 4% dari pemerintah, dan 2% dari organisasi dukungan IT.

Dalam pengkodean manual cerita, kami juga mengkodekan untuk jenis informasi apa yang diminta. 30% cerita menyebutkan bahwa penerima email akan menerima semacam barang berharga (uang, hadiah, tawaran pekerjaan, dll.), dan 19% cerita melaporkan bahwa email meminta penerima untuk mengirim uang. 19% cerita menyebutkan bahwa email meminta informasi pribadi, 10% cerita meminta informasi teknis seperti nama pengguna atau kata sandi, dan 10% cerita meminta informasi keuangan seperti nomor rekening bank, nomor kartu kredit, dll. Ini menunjukkan bahwa responden kami menerima email dengan berbagai permintaan, tanpa jenis permintaan tertentu yang sangat umum. Apa yang dianggap pengguna akhir sebagai phishing sangat beragam, dan pelatihan yang berfokus terutama pada petunjuk mungkin melewatkan kelas pesan email yang menonjol bagi pengguna akhir sebagai berpotensi berbahaya.

A. Memperhatikan

1) Apa yang diperhatikan orang dalam email: Saat seseorang membaca email, mereka tidak dapat memperhatikan dan mengingat semua tentang email tersebut. Sebaliknya, halhal dalam email yang paling mudah mereka pahami dan hubungkan adalah yang paling mudah diperhatikan dan diingat [18]. Kami bertanya kepada responden "Aspek apa dari email yang menonjol bagi Anda?" dan memungkinkan mereka untuk mencentang semua yang berlaku. Jawaban atas pertanyaan ini menunjukkan kepada kami, untuk email-email phishing yang dicurigai ini, aspek apa dari email yang paling penting bagi responden, karena mereka adalah yang paling mudah diingat.

Jauh lebih banyak, aspek yang diperhatikan oleh jumlah orang terbesar adalah bahwa email tersebut mencakup permintaan untuk tindakan. 76% responden memperhatikan ini tentang email tersebut. Ini sesuai dengan penelitian sebelumnya yang menunjukkan bahwa orang cenderung menggunakan email sebagai daftar tugas [36]; mereka dengan cepat fokus pada apa yang diminta email untuk mereka lakukan. Ini juga sesuai dengan temuan Wash [34] bahwa permintaan untuk tindakan (tautan tindakan) adalah pemicu penting bagi para ahli.

Aspek kedua yang paling umum diperhatikan dari email adalah tentang apa email tersebut, dengan 52% responden memperhatikan ini. Topik email, dan apakah topik tersebut relevan dengan penerima email, umumnya dianggap sebagai aspek penting dari phishing. Data ini mendukung gagasan tersebut, dan menunjukkan bahwa ini adalah sesuatu yang dengan cepat dapat diidentifikasi dan diingat oleh orang-orang tentang email.

Banyak pekerjaan sebelumnya tentang phishing telah berfokus pada "pembeda konklusif": aspek-aspek email yang dapat membantu penerima untuk secara konklusif membedakan email yang sah dari email phishing, atau setidaknya sangat menunjukkan phishing. Misalnya, pelatihan phishing biasanya berfokus pada aspek seperti URL yang tidak sesuai dalam tautan, urgensi dalam permintaan tindakan, atau tata bahasa/ejaan yang buruk. Namun, Wash menekankan bahwa ketika para ahli mengidentifikasi email phishing di kotak masuk mereka sendiri, mereka malah mencari ketidaksesuaian yang lebih kecil, yaitu hal-hal yang tampak aneh tentang email tersebut, tetapi tidak selalu menunjukkan phishing dan tentu saja tidak cukup untuk secara konklusif mengidentifikasi phishing.

Dua hal pertama yang diperhatikan responden — permintaan untuk tindakan dan topik email — tidak secara konklusif menunjukkan bahwa email tersebut adalah pesan phishing, dan biasanya bukan bagian dari pelatihan phishing. Sebaliknya, mereka hanya menunjukkan bahwa ada sesuatu yang aneh tentang email tersebut. Namun, bagi beberapa orang, itu mungkin sudah cukup. Misalnya, pertimbangkan cerita ini:

Cerita P19: Saya mendapat email Jumat lalu dari salah satu perusahaan yang kami bekerja untuk mereka yang membayar kami untuk menyediakan layanan bagi mereka dan saya segera bisa tahu itu adalah email palsu karena perusahaan yang menyamar sebagai pengirim email adalah perusahaan yang membayar kami, kami tidak membayar mereka. Saya menelepon perusahaan yang kami bekerja untuk dan melaporkannya kepada mereka sehingga mereka tahu seseorang mencoba menyamar sebagai mereka.

Dua aspek email berikutnya yang paling umum diperhatikan lebih sering dikaitkan dengan identifikasi phishing: tautan dalam email (44%), kesalahan atau kualitas buruk (41%). Ini sering ditemukan dalam email phishing (terutama jenis email phishing yang mungkin dapat dideteksi oleh non-ahli dalam sampel kami).

Sekitar 38% responden melaporkan bahwa nama pengirim menonjol bagi mereka. Aspek email lainnya, seperti lampiran, gambar, format, atau panjang email, diperhatikan oleh kurang dari 20% responden, meskipun semuanya penting bagi sebagian kecil pengguna. Temuan ini menunjukkan bahwa orang tampaknya secara alami memperhatikan tindakan dan topik email jauh lebih banyak daripada mereka memperhatikan pembeda konklusif seperti URL atau kesalahan ketik. Ini penting, karena seseorang tidak dapat menggunakan fitur untuk mendeteksi phishing kecuali mereka pertama kali memperhatikan fitur tersebut.

V. DISCUSSION

1) Humans Identify Phishing Differently: Sistem email modern melibatkan beberapa lapisan perlindungan terhadap serangan phishing. Banyak pengirim email menyertakan pemeriksaan phishing saat email dikirim. Sebagian besar sistem email menyertakan setidaknya satu, dan sering kali lebih dari satu sistem teknis yang menyaring email yang diyakini sebagai spam atau phishing. Banyak dari sistem ini juga memberi label email sebagai kemungkinan phishing, sebagai peringatan kepada pengguna (misalnya, sistem email Google [25]). Dan

pengguna akhir membaca email dan membuat penentuan legitimasi mereka sendiri.

Model Swiss Cheese dari Reason tentang penyaringan [28] menunjukkan bahwa ketika ada rantai filter seperti ini, filter bekerja paling baik ketika setiap filter bekerja pada prinsip yang berbeda atau menggunakan informasi yang berbeda dari filter lain dalam rantai. Jika dua filter menggunakan informasi yang sama (misalnya, alamat email pengirim) dengan cara yang sama, maka lubang di keju akan sejajar dan email berbahaya yang lolos dari satu filter juga kemungkinan besar akan lolos dari yang lain. Namun, jika dua filter menggunakan informasi yang berbeda, atau beroperasi pada informasi dengan cara yang sangat berbeda, maka setiap filter kemungkinan akan menangkap pesan yang terlewatkan oleh filter lainnya, dan menyertakan kedua filter membuat sistem lebih tangguh terhadap serangan daripada hanya menyertakan satu.

Dalam makalah ini, kami menyajikan bukti bahwa filter terakhir ini - manusia yang membaca email dan menentukan apakah email tersebut sah – beroperasi dengan cara yang sangat berbeda, menggunakan pengetahuan dan kemampuan yang berbeda, daripada hampir semua filter teknis. Kami menemukan bahwa manusia memiliki informasi penting yang tidak dimiliki oleh filter phishing teknis. Mereka mengandalkan keakraban mereka dengan email terkait yang diterima di masa lalu (72%) dan harapan mereka terhadap email yang masuk (95%) untuk memahami dan menjadi curiga terhadap email phishing. Pengetahuan ini sangat kontekstual dan sangat unik bagi setiap individu dan pengalaman mereka. Selain itu, manusia menggunakan pengetahuan mereka tentang apa yang biasa ada dalam email yang mereka terima di masa lalu untuk melihat bagian informasi yang tidak terduga dan hilang dalam email baru. Informasi ini sangat penting untuk mendeteksi serangan phishing zero-day, yang jarang terdeteksi oleh solusi teknis [12].

Responden kami mampu memperhatikan sifat email (misalnya 78% memperhatikan bahwa itu bersifat pribadi) dan akun email tempat email diterima. Ini memerlukan pengetahuan tentang semua akun email yang dimiliki seseorang dan jenis komunikasi yang diharapkan di setiap akun berdasarkan bagaimana dan apa yang dipilih orang tersebut untuk menggunakan setiap akun. Sangat kompleks dan menantang bagi filter teknis untuk memperoleh pengetahuan semacam itu dan menerapkannya dengan tepat, kecuali mereka mengawasi individu.

Kedua, kami menemukan bahwa manusia memiliki kemampuan unik yang mereka gunakan untuk mengidentifikasi pesan phishing, yang tidak dimiliki oleh filter teknis. 94% responden non-ahli mampu mengidentifikasi tindakan apa yang diminta email untuk mereka lakukan, dan lebih dari tiga perempat mengatakan mereka secara eksplisit memperhatikan hal ini tentang email tersebut. Permintaan untuk tindakan tidak umum menjadi bagian dari banyak filter spam dan phishing, dan ketika ada, sering kali terbatas dalam cakupan terutama oleh masalah bahasa (misalnya memeriksa apakah email berisi tautan ke halaman login dan memverifikasi apakah halaman login tersebut sah [23]). Bahkan non-ahli sangat peka terhadap permintaan ini dan dapat mengidentifikasinya dengan percaya diri.

Saat menyaring, manusia juga memiliki kemampuan investigasi yang tidak dimiliki oleh filter teknis: mereka dapat memilih untuk mengambil waktu tambahan dan mencari lebih banyak informasi dari sumber pihak ketiga. Sejumlah responden kami menunjukkan bahwa mereka akan meminta nasihat dari rekan kerja atau mencoba menghubungi pengirim email yang diklaim.

Di atas adalah kemampuan dan pengetahuan yang dimiliki manusia, tetapi tidak dimiliki oleh filter phishing teknis. Mengikuti logika Model Swiss Cheese, mengandalkan kombinasi penyaringan manusia dan teknis lebih baik daripada hanya mengandalkan salah satu. Dalam beberapa tahun terakhir, organisasi telah lebih mengandalkan deteksi phishing otomatis. Temuan kami menunjukkan bahwa mengurangi keragaman filter dapat membuat sistem rentan terhadap phishing, dan bahwa mendekati pelatihan pengguna akhir dengan cara yang berbeda dapat memperkuat strategi untuk mencegah kerugian dari phishing.

Banyak saran tentang phishing dalam komunitas TI melibatkan pencegahan pesan agar tidak pernah sampai ke pengguna akhir [14], daripada mencoba mendidik pengguna akhir. Karena pengguna akhir mampu menyaring pesan dengan cara yang sangat berbeda dari filter teknis, akan lebih berharga untuk menghabiskan sebagian uang dan sumber daya untuk meningkatkan kemampuan pengguna akhir untuk memiliki peran signifikan dalam mendeteksi pesan phishing. Terlalu banyak pelatihan phishing yang berfokus pada detail teknis (seperti parsing URL [19, 30]) atau perubahan perilaku (seperti tidak mengklik [20, 35]), daripada mencoba memperkuat kemampuan yang unik bagi manusia. Dalam makalah ini, kami telah menyajikan bukti beberapa pengetahuan dan kemampuan yang dimiliki manusia yang dapat dimanfaatkan untuk meningkatkan pelatihan dan deteksi phishing, misalnya membentuk harapan untuk email dan meminta informasi dari orang lain.

Seperti yang ditunjukkan oleh Model Swiss Cheese, dalam serangkaian filter, menempatkan semua sumber daya Anda ke dalam satu lapisan filter dengan mengesampingkan yang lain menghilangkan manfaat yang Anda dapatkan dari strategi pertahanan berlapis. Seringkali lebih baik memiliki dua filter yang tidak sempurna yang beroperasi pada prinsip atau informasi yang berbeda daripada memiliki satu filter yang sangat dioptimalkan tetapi terbatas.

2) Similar to Expert Phishing Detection?: Temuan kami juga memiliki implikasi untuk mengidentifikasi kesamaan antara deteksi email phishing oleh pengguna ahli dan nonahli. Wash [34] melakukan studi mendetail tentang bagaimana orang mendeteksi email phishing. Studi tersebut dilakukan dengan para ahli IT – orang-orang dengan pelatihan IT dan pengalaman profesional yang memungkinkan mereka untuk berhasil mendeteksi email phishing. Kami memperluas model tersebut, dan mendasarkan banyak pertanyaan kami pada model yang diperluas tersebut, sebagian untuk mencoba menentukan apakah fitur-fitur dari model tersebut juga ada dalam cara non-ahli mendeteksi phishing.

Dalam makalah ini, kami dapat memvalidasi bagian dari modelnya dengan populasi non-ahli. Wash juga menunjukkan bahwa selain keahlian IT, menjadi pekerja pengetahuan dapat memberikan keahlian dalam mengelola email yang relevan dengan deteksi phishing. Sampel kami bukan ahli IT, dan juga bukan pekerja pengetahuan yang secara konstan berurusan dengan email.

Secara khusus, kami dapat memvalidasi bahwa non-ahli memang memiliki ekspektasi tentang apa yang seharusnya ada dalam email dan memperhatikan ketika hal-hal tersebut berbeda. Kami juga dapat memvalidasi bahwa bahkan pada non-ahli, perhatian orang terfokus pada apa yang diminta email untuk mereka lakukan; hampir semua orang dalam studi kami dapat mengidentifikasi permintaan apa yang dibuat oleh email tersebut. Kami memvalidasi bahwa non-ahli kami melaporkan bahwa mereka sering memiliki firasat bahwa ada sesuatu yang salah dengan email tersebut, membantu mereka menjadi curiga. Kami dapat memvalidasi bahwa orang sering mengambil langkah eksplisit untuk menyelidiki email yang mereka anggap mencurigakan. Dan kami dapat memvalidasi bahwa non-ahli mampu secara konklusif memutuskan apakah email tersebut adalah email phishing atau tidak. Ini mendukung implikasi bahwa keahlian tentang kotak masuk email seseorang adalah aspek penting dan belum dimanfaatkan dalam pelatihan deteksi phishing.

Kami tidak dapat memvalidasi semua aspek model Wash dengan non-ahli. Secara khusus, model Wash mencakup urutan kronologis dari tahap-tahap – pertama pemahaman, kemudian kecurigaan, kemudian bertindak. Studi kami adalah survei dan tidak dapat menentukan urutan kronologis dari kejadian, dan dengan demikian, kami tidak yakin bahwa hal-hal tersebut terjadi pada non-ahli dalam urutan yang diusulkan oleh Wash.

3) Implications for Phishing Prevention: Pengguna email melakukan investigasi yang kompleks terhadap email yang mencurigakan sebelum mereka menentukan apakah email tersebut adalah phishing, tetapi pelatihan dan teknologi saat ini tidak mendukung investigasi ini. Temuan kami menunjukkan bahwa pelatihan phishing dapat lebih mendukung investigasi pengguna dengan mendorong pengguna untuk menunda tindakan hingga menyelesaikan investigasi mereka dan mendorong pengguna email untuk memanfaatkan kemampuan rekan (seperti meminta bantuan teman). Selain itu, perusahaan yang mengirim email dapat menyediakan dukungan gaya helpdesk untuk membantu pengguna menentukan apakah perusahaan benar-benar mengirim email tersebut kepada pengguna. Klien email dapat lebih mendukung investigasi dengan menyertakan tombol "bantu saya memecahkan masalah email ini", dengan saran kontekstual untuk investigasi.

VI. LIMITATIONS

Makalah ini tentang orang-orang, kognisi mereka, dan bagaimana mereka berhasil mendeteksi phishing. Ini bukan tentang email phishing. Survei bukanlah metode yang baik untuk mengumpulkan data kebenaran dasar tentang email phishing yang sebenarnya atau kegagalan deteksi, karena bias seleksi dan ingatan yang tidak sempurna.

Mengingat email phishing mendorong pengingatan kejadian tertentu, memungkinkan survei untuk menyelidiki proses yang digunakan orang untuk mendeteksi email phishing di kotak masuk mereka. Jawaban yang kami terima hanya tentang satu

insiden spesifik ini, dan tidak selalu mewakili insiden lain yang dialami orang tersebut; namun, di antara responden, jawaban ini mewakili berbagai jenis insiden phishing yang dihadapi oleh non-ahli. Penelitian sebelumnya hampir secara eksklusif berfokus pada kegagalan deteksi dan memperbaiki kegagalan tersebut; kami sebaliknya melihat apa yang bekerja dengan baik dalam deteksi phishing dan apa yang harus didukung.

Karena ini adalah survei, kami hanya dapat mengajukan pertanyaan rinci tentang hal-hal yang kami ketahui sebelumnya. Kami mendasarkan pertanyaan survei kami pada investigasi Wash tentang deteksi phishing oleh ahli [34]. Kami tidak dapat menentukan apakah non-ahli juga menggunakan metode tambahan yang tidak ada pada ahli Wash. Artinya, kami berusaha untuk mengetahui metode ahli mana yang juga digunakan oleh non-ahli, tetapi kami tidak dapat mempelajari metode non-ahli yang unik untuk non-ahli. Oleh karena itu, kami tidak mengklaim bahwa metode ini adalah deskripsi komprehensif tentang bagaimana non-ahli mengidentifikasi phishing; sebaliknya, kami mengkarakterisasi beberapa metode yang mereka gunakan.

VII. CONCLUSION

Phishing adalah ancaman keamanan siber yang dialami banyak orang; hampir setengah dari orang yang memenuhi syarat untuk survei kami dapat mengidentifikasi setidaknya satu email phishing spesifik yang mereka terima. Orang-orang ini memiliki cerita tentang pengalaman phishing yang dapat mereka bagikan dengan orang lain, dan kami menduga ceritacerita ini membentuk bagian penting dari bagaimana pengguna email belajar tentang phishing.

Kami menemukan bahwa banyak teknik yang digunakan para ahli untuk mengidentifikasi phishing [34], seperti memperhatikan ketidaksesuaian kecil, membentuk ekspektasi tentang bagaimana email seharusnya terlihat dan memperhatikan perbedaan dari ekspektasi tersebut, serta menjadi curiga dan menyelidiki email lebih dekat, juga hadir dalam cara non-ahli mendeteksi email phishing.

Kami juga menemukan bahwa banyak informasi yang digunakan non-ahli saat mengidentifikasi phishing tidak dapat direplikasi oleh sistem deteksi phishing teknis. Pengguna akhir mengetahui tujuan (bisnis, pribadi) dari akun email tempat mereka menerima email, dan memperhatikan fakta tersebut. Mereka tahu apakah email tersebut diharapkan, dan dapat membandingkannya dengan email lain yang serupa yang pernah mereka terima di masa lalu (email phishing sering kali terasa familiar). Selain itu, non-ahli ini memiliki kemampuan investigasi, seperti menunda merespons email dan meminta konfirmasi atau informasi lebih lanjut dari pengirim, yang tidak dimiliki oleh filter phishing teknis. Menargetkan pelatihan phishing di masa depan untuk meningkatkan penggunaan pengetahuan unik ini dan memperluas penggunaan kemampuan ini kemungkinan akan menghasilkan peningkatan dalam perlindungan phishing.

ACKNOWLEDGMENTS

This should be a simple paragraph before the References to thank those individuals and institutions who have supported your work on this article.

REFERENCES

- Jeremy Bryans and Budi Arief. Security implications of structure. In Structure for Dependability: Computer-Based Systems from an Interdisciplinary Perspective, pages 217–227. Springer, 2006.
- [2] Deanna D Caputo, Shari Lawrence Pfleeger, Jesse D Freeman, and M Eric Johnson. Going spear phishing: Exploring embedded training and awareness. IEEE Security Privacy, 12(1):28–38, 2013.
- [3] Debra L. Cook, Vijay K. Gurbani, and Michael Daniluk. Phishwish: a simple and stateless phishing filter. Secu- rity and Communication Networks, 2(1):29–43, 2009.
- [4] Lorrie Faith Cranor. Can phishing be foiled? Scientific American, 299(6):104–111, 2008.
- [5] Nicola Davinson and Elizabeth Sillence. It won't happen to me: Promoting secure behaviour among internet users. Computers in Human Behavior, 26(6):1739–1747, 2010.
- [6] Julie S. Downs, Mandy Holbrook, and Lorrie Faith Cra- nor. Behavioral response to phishing risk. In Proceed- ings of the Anti-Phishing Working Groups 2nd Annual ECrime Researchers Summit, eCrime '07, pages 37–44, New York, NY, USA, 2007. Association for Computing Machinery.
- [7] Julie S Downs, Mandy B Holbrook, and Lorrie Faith Cranor. Decision strategies and susceptibility to phish- ing. In Proceedings of the second symposium on Usable privacy and security, pages 79–90, 2006.
- [8] Serge Egelman, Lorrie Faith Cranor, and Jason Hong. You've been warned: An empirical study of the effective- ness of web browser phishing warnings. In Proceedings of the SIGCHI Conference on Human Factors in Com- puting Systems, CHI '08, pages 1065–1074, New York, NY, USA, 2008. Association for Computing Machinery.
- [9] Ian Fette, Norman Sadeh, and Anthony Tomasic. Learn- ing to detect phishing emails. In Proceedings of the 16th International Conference on World Wide Web, WWW '07, pages 649–656, New York, NY, USA, 2007. Asso- ciation for Computing Machinery.
- [10] Joshua T Goodman, Paul S Rehfuss, Robert L Rounthwaite, Manav Mishra, Geoffrey J Hulten, Kenneth G Richards, Aaron H Averbuch, Anthony P Penta, and Roderict C Deyo. Phishing detection, prevention, and notification, October 16 2012. US Patent 8,291,065.
- [11] The Radicati Group, "Email statistics report 2019-2023 executive summary," Technical report, The Radicati Group, 2019.
- [12] Ryan Heartfield and George Loukas. A taxonomy of attacks and a survey of defence mechanisms for seman- tic social engineering attacks. ACM Computing Surveys (CSUR), 48(3):1–39, 2015.
- [13] Thorsten Holz, Christian Gorecki, Konrad Rieck, and Felix C Freiling. Measuring and detecting fast-flux ser- vice networks. In The Network and Distributed System Security Symposium (NDSS), 2008.
- [14] Jason Hong. The state of phishing attacks. Communications of the ACM, 55(1):74, Jan 2012.
- [15] Scott D Johnson, Jeffrey W Flesher, and Shih-Ping Chung. Understanding troubleshooting styles to im- prove training methods. In American Vocational Associ- ation Convention. ERIC, Dec 1995.
- [16] Y. Joshi, S. Saklikar, D. Das, and S. Saha. Phishguard: A browser plugin for protection from phishing. In 2008 2nd International Conference on Internet Multimedia Services Architecture and Applications, pages 1–6, 2008.
- [17] Mahmoud Khonji, Youssef Iraqi, and Andrew Jones. Phishing detection: a literature survey. IEEE Communications Surveys Tutorials, 15(4):2091–2121, 2013.
- [18] Gary Klein. Sources of Power: How People Make Decisions. MIT Press, 1998
- [19] Ponnurangam Kumaraguru, Steve Sheng, Alessandro Acquisti, Lorrie Faith Cranor, and Jason Hong. Teach- ing johnny not to fall for phish. ACM Transactions on Internet Technology (TOIT), 10(2):1–31, 2010.
- [20] Robert LaRose, Nora J. Rifon, and Richard Enbody. Pro-moting personal responsibility for internet safety. Com-munications of the ACM, 51(3):71–76, March 2008.
- [21] Eric Lipton, David E Sanger, and Scott Shane. The Perfect Weapon: How Russian Cyberpower Invaded the U.S. The New York Times, dec 2016.
- [22] MacEwan University. University Discovers Online Fraud. Press Release, 2017. https://www.macewan.ca/wcm/MacEwanNews/PHISHING_ATTACK.
- [23] L. A. T. Nguyen, B. L. To, H. K. Nguyen, and M. H. Nguyen. A novel approach for phishing detection using url-based heuristic. In 2014 International Conference on Computing, Management and Telecommunications (ComManTel), pages 298–303, 2014.

- [24] US Bureau of Labor Statistics. Employment– population ratio, Retrieved Feb, 2021. https://www.bls.gov/charts/employment-situation/employment-population-ratio.htm.
- [25] Rob Pegoraro. We keep falling for phishing emails, and google just revealed why. Fast Company, 2019. https://www.fastcompany.com/90387855/ we-keep-falling-for-phishingemails-and- google-just-revealed-why.
- [26] Justin Petelka, Yixin Zou, and Florian Schaub. Put your warning where your link is: Improving and evaluating email phishing warnings. In Proceedings of the 2019 CHI Conference on Human Factors in Computing Sys- tems, CHI '19, pages 1–15, New York, NY, USA, 2019. Association for Computing Machinery.
- [27] Emilee Rader, Rick Wash, and Brandon Brooks. Stories as informal lessons about security. In Proceedings of the Eighth Symposium on Usable Privacy and Security (SOUPS), pages 1–17, 2012.
- [28] James Reason. Human Error. Cambridge University Press, 1990.
- [29] Ozgur Koray Sahingoz, Ebubekir Buber, Onder Demir, and Banu Diri. Machine learning based phishing de-tection from urls. Expert Systems with Applications, 117:345 – 357, 2019.
- [30] Steve Sheng, Bryant Magnien, Ponnurangam Ku- maraguru, Alessandro Acquisti, Lorrie Faith Cranor, Ja- son Hong, and Elizabeth Nunge. Antiphishing phil: the design and evaluation of a game that teaches people not to fall for phish. In Proceedings of the 3rd Symposium on Usable Privacy and Security (SOUPS), pages 88–99, 2007.
- [31] Rebecca Smith. How a U.S. Utility Got Hacked. Wall Street Journal, Dec 2016.
- [32] Symantec. Internet Security Threat Report. Technical Report February, 2019.
- [33] Verizon. 2019 Data Breach Investigations Report. Technical report, 2019.
- [34] Rick Wash. How experts detect phishing scam emails. Proceedings of the ACM: Human Computer Interaction, CSCW(160), October 2020.
- [35] Rick Wash and Molly M Cooper. Who provides phish- ing training? facts, stories, and people like me. In Pro- ceedings of the 2018 CHI Conference on Human Factors in Computing Systems, pages 1–12, 2018.
- [36] Steve Whittaker, Victoria Bellotti, and Jacek Gwizdka. Email in personal information management. Communi- cations of the ACM, 49(1):68–73, January 2006.
- [37] Weining Yang, Aiping Xiong, Jing Chen, Robert W. Proctor, and Ninghui Li. Use of phishing training to improve security warning compliance: Evidence from a field experiment. In Proceedings of the Hot Topics in Sci- ence of Security: Symposium and Bootcamp, HoTSoS, pages 52–61, New York, NY, USA, 2017. Association for Computing Machinery.

VIII. BIOGRAPHY SECTION

If you have an EPS/PDF photo (graphicx package needed), extra braces are needed around the contents of the optional argument to biography to prevent the LaTeX parser from getting confused when it sees the complicated \includegraphics command within an optional argument. (You can create your own custom macro containing the \includegraphics command to make things simpler here.)

If you include a photo:

Michael Shell Use \begin{IEEEbiography} and then for the 1st argument use \includegraphics to declare and link the author photo. Use the author name as the 3rd argument followed by the biography text.

If you will not include a photo:

John Doe Use $\left\{ \text{IEEEbiographynophoto} \right\}$ and the author name as the argument followed by the biography text.