## <u>פרויקט גמר רשתות תקשורת - שירה צ'שלר 323825059, ואוהד וולפמן 316552496</u>

## חלק א (Dry Part) - סיכום מאמר

שם המאמר: Practical Traffic Analysis Attacks on Secure Messaging Applications

אפליקציות התכתבויות (IM=instant messaging) מאובטחות כמו טלגרם, סיגנל ו-ווטסאפ הפכו לחלק בלתי נפרד מהתקשורת היומיומית. במאמר הנ"ל דרשו החוקרים להעלות את המודעות לגבי האבטחה של האפליקציות המדוברות. החוקרים מסבירים שעל אף העובדה שאפליקציות אלו מוצפנות ולא ניתן לראות את תוכן ההתכתבויות, אפילו הצפנה מתקדמת, עשויה שלא להספיק כדי להגן באופן מלא על מידע משתמש רגיש מפני יריבים עם הכלים והטכניקות הנכונות אשר מטרתם לזהות (על ידי זיהוי כתובות IP) של חברים או מנהלים של קבוצת התכתבויות מסוימת.

החוקרים גילו כי כל פעולה שמתבצעת בתוך יישומים אלה - כמו שליחת הודעה, העלאת קובץ או אפילו רק הקלדה - מייצרת זרימת נתוני תקשורת עם דפוסים ייחודיים, והדגימו כי על ידי מעקב אחר התעבורה ברשת ניתן על ידי מודלים סטטיסטים לזהות את הדפוסים, ועל ידיהם לספק שפע של מידע רב ערך על משתמשים ופעילויותיהם. החוקרים מגדירים זאת כ'Traffic Analysis Attack'.

לתוקף ישנן מספר דרכים אופציונליות להשיג ground truth על תעבורת הערוץ כלומר להבין את דפוסי זרימת התעבורה של תוכנת מסרים מסוימת לפי האפשרויות של סוג קבוצת היעד:

- א. אם קבוצת היעד הינה ציבורית ( כלומר פתוחה לכל מי שרוצה להצטרף), התוקף יכול פשוט להצטרף לקבוצה כחבר. ברגע שהוא מצטרף, מעבר ליכולת שלו להסתכל בזמן אמת, הוא יכול להקליט את ההודעות שנשלחו יחד עם הmeta data שלהן (כגון זמן וגודל ההודעות), ולהשתמש במידע זה. סוג זה של נתונים יכול לתת ליריב תובנות לגבי מתי הקבוצה הכי פעילה, כמה חברים משתתפים ואולי אפילו באילו סוגי נושאים דנים (בהתבסס על גודל ותדירות ההודעות).
  - ב. אם קבוצת היעד אינה ציבורית אך התוקף כן הצליח להצטרף אליה והוא יכול לשלוח הודעות הוא יכול לפרסם הודעות משלו עם דפוסי תעבורה ברורים (הידועים לו מראש). על ידי ניתוח האופן שבו חברים בערוץ מגיבים להודעות אלו, היריב יכול לקבל מידע נוסף על תנועת הערוץ.
- ג. אם קבוצת היעד הינה פרטית, והתוקף אינו מצליח להצטרף אליה, אך הוא הצליח לזהות את כתובת הPו של אחד המשתתפים/ המנהלים בה, הוא יכול להאזין לתעבורת הרשת של המשתתף, מה שיכול להשתתף המזוהה. נתונים אלה יאפשרו לו לתעד את דפוסי התעבורה של המשתתף, מה שיכול לספק רמזים לגבי הפעילות בערוץ, גם אם אין ביכולתו לראות את ההודעות שנשלחות בפועל.

ביכולתו של התוקף לבצע האזנת סתר בתעבורת הרשת של המשתתף המזוהה במספר דרכים על ידי:

- א. האזנה לתעבורת הרשת של ספק האינטרנט (Internet Service Provider ISP), אשר דרך האזנה לתעבורת כל התעבורה).
- ב. האזנה ל ISP השרתים שחברות (Internet eXchange Point) ולשרתי (Content Delivery Network) CDN) המגבירים את מהירות הגעת מידע הרשת למשתמש.
- ג. האזנה למשתמשים ספציפיים ע"י השגת צו האזנה נסתרת, למשל במידה והתוקף/ יריב הינו חברה ממשלתית ולכן יכול להשיג היתר משפטי שכזה.

החוקרים השתמשו בהתקפה של מעין Flow correlation - ניסיון לקשר בין זרימה ברשת לבין מאפייני packets - ניסיון לקשר בין זרימה ברשת לבין מאפייני packets - התעבורה (זמנים של

TABLE II: Distribution of various message types

| Type  | Count         | Volume (MB)       | Size range      | Avg. size |
|-------|---------------|-------------------|-----------------|-----------|
| Text  | 12539 (29.4%) | 3.85 (0.016%)     | 1B-4095B        | 306.61B   |
| Photo | 20471 (48%)   | 1869.57 (0.765%)  | 2.40Kb-378.68Kb | 91.33KB   |
| Video | 6564 (15.4%)  | 232955.19 (95.3%) | 10.16Kb-1.56Gb  | 35.49MB   |
| File  | 903 (2.1%)    | 47.46 (0.019%)    | 2.54Kb-1.88Mg   | 52.56KB   |
| Audio | 2161 (5.1%)   | 9587.36 (3.92%)   | 2.83Kb-98.07Mg  | 4.44MB    |

## <u>המסקנות מטבלה זו:</u>

- א. ניתן לראות, לדוגמה כי בעוד שאחוז הסרטונים מתוך סך כל ההודעות הוא 15.4%, כמות המקום הנתפסת ע"י קבצים מסוג זה היא 95.3% (רוב נפח ההודעות בקבוצה).
  - ב. בנוסף, ניתן לראות כי שונות גודל הסרטון הינה גדולה מאוד) טווח גודל 10.16 (Kb-1.56Gb), ניתן לראות כי בעוד שונות גודל הודעה, למשל, קטן מאוד) טווח גודל B-4095B). אחוז הקבצים וקבצי השמע יחדיו אינו רב (פחות מ10%: 7.2%).
- ג. כמו כן נוכל לשים לב כי מעל 77% מהתעבורה היא על ידי הודעות טקסט או תמונות, כלומר ניתן לחשוד שמדובר בקבוצה פעילה הן מבחינת השיח רב המשתתפים והן מבחינת שיתוף תמונות ועדכונים, פרטיים או עדכונים של תמונות בזמן אמת כמו חדשות וכד.'

לאחר המידול, החוקרים מציעים שני אלגוריתמי גילוי לפיהם ניתן לעקוב אחר תעבורה של קבוצה ולהחליט האם משתמש מסוים אכן חבר בקבוצה:

א. האלגוריתם הראשון הוא 'Event-Based Detector' (מזהה מבוסס אירועים). MTU - אירוע) יקרה כאשר תבוצע שליחה שתגרום לפרץ של

(אם הקבוצה לה מאזין התוקף). מודל המנה המקסימלי ששכבה נתונה בפרוטוקול מסוים יכולה להעביר). ואז בהינתן שלתוקף ישנה גישה לתעבורת הקבוצה הרצויה, ותעבורות משתמשים נוספים, באמצעות פונקציית קורלציה – ניתן לבדוק האם משתמש שייך לקבוצה או לא (אם הקורלציה בין התעבורה שלו בעלת קורלציה גבוהה מספיק, מעל threshold מסוים, לזו של הקבוצה לה מאזין התוקף).

- ב. האלגוריתם השני הוא Shape-based Detector (אלגוריתם מבוסס-צורה), המתאם את <u>צורות</u> זרימת תעבורת ה-SIM על מנת לשייך את המשתמשים לערוצי היעד. 'צורה של תעבורה', לפי החוקרים, הכוונה לוקטור של אורך הפקטות כתלות בזמן, והוא ומכיל 4 שלבים:
  - . חילוץ אירוע, כמו באלגוריתם הראשון על ידי זיהוי של פרצים.
- 2) נרמול צורות התעבורה על ידי החלפת כל אירוע (כלומר, כל פרץ) בפס תנועה שרוחבו הוא te 2 אירוע. גובה כל bar כאשר te בגרף נבחר כך שהשטח te מתחת לbar יהיה שווה לגודל האירוע. צורת התנועה החדשה תהיה הווקטור של גבהים של bins
  - 3) בדיקת קורלציה של צורות התעבורה המנורמלות לזו של הקבוצה הנבדקת.
    - 4) השוואה ביחס לtreshold מוגדר שתביא לחיזוי ביחס לכתובת המודגמת.

(נעיר כי בפועל, התוקף יכול לשלב את שני האלגוריתמים כדי לאזן את הtrade-off בין ייעול עלות החישוב (והמדרגיות) לעומת ביצועי (אחוז) הזיהוי)

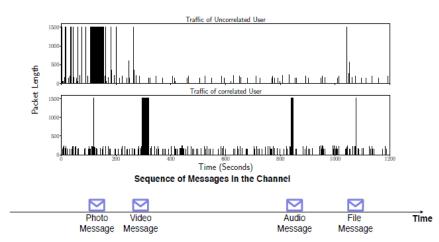


Fig. 8: Event extraction: IM Messages sent/received by a target user create bursts of (encrypted) packets; the adversary can extract events from packet bursts.

באיור 8 במאמר ניתן
לראות תרשימים של
גודל הpacket בקרב
שני משתמשים – אחד
שלא שייך לקבוצה
(שעל כן הקורלציה בינו
ובין התעבורה בקבוצה
אינו גבוה, וגרף אחד
של משתמש שאכן שייך
לקבוצה ובעל קורלציה

גבוהה לתעבורה של הקבוצה אל מול ציר זמן.

בתחתית האיור ניתן לראות events שקורים במהלך פרק הזמן בו מתבוננים על תעבורת שני המשתמשים (שליחת תמונה, סרטון, קובץ אודיו, וקובץ), כאשר עבור המשתמש אשר זוהה כשייך

לקבוצה – ניתן לראות שבכל שליחה שכזו יש מספר MTU (לפחות 1, בדיוק בזמן הevent), בעוד שעבור משתמש שלא זוהה כשייך לקבוצה ישנם MTU בזמנים שונים, לא בהכרח בזמן event.

לאחר מכן, בודקים החוקרים את המודלים שלהם על טלגרם, ווטסאפ וסיגנל. הם מראים שהפעלת האלגוריתמים שלהם נותנים תוצאות זיהוי טובות. דבר זה מהווה איום משמעותי על המשתמשים, לאור הניסיונות ההולכים וגדלים של ממשלות מדכאות לפצח את הערוצים השנויים במחלוקת בפלטפורמות הללו. המחקר מהווה קריאת השכמה הן למשתמשים והן לספקים של שירותי הודעות כאלה. המשתמשים צריכים להיות מודעים לסיכונים ולהתאים את דפוסי השימוש שלהם בהתאם. במקביל, זה גם מדגיש את הצורך של ספקי שירותים לשלב אמצעי נגד אפקטיביים של ערפול תעבורה במערכות שלהם, מעבר להצפנה, כדי להבטיח את הפרטיות והבטיחות של המשתמשים שלהם.

לבסוף, המחברים מציגים מערכת אמצעי נגד הנקרא IMProxy שיכולה לשמש לקוחות IM ללא צורך בתמיכה כלשהי, אשר מביאה לתוצאות טובות אשר הוכחו גם בניסויים. מערכת זו נועדה להגן מפני OVPN דרך SIM (מנהור) של תעבורת של דיוק. החוקרים גילו כי ביצוע של tunnelling (מנהור) של תעבורת אלגוריתמים וערבוב שלה עם תעבורת גלישה באינטרנט מפחיתה את דיוק ההתקפה באמצעות שני האלגוריתמים שלהם מ-93% ל-70%, והוספת תעבורת כיסוי (cover traffic) עם תקורה של 17% מורידה את הדיוק ל-62%.

## קישורים

– לינקדאין

- /https://www.linkedin.com/in/shira-chesler-4438b5222 .1
  - /https://www.linkedin.com/in/ohad-wolfman .2

– גיטהאב

- https://github.com/ohadwolfman/Networks\_Final\_Project .1
- https://github.com/shira-chesler/Networks\_Final\_Project .2