ATAQUES DE INFERENCIA DE ENTRADAS EN NAVEGADORES WEB MÓVILES BASADO EN SENSORES Y DEFENSAS

BRANDON MEZA

SE PROPONE UN FRAMEWORK DE INFERENCIA QUE CONSTA DE 6 FASES

EL SENSOR DE MOVIMIENTO DE SGMENTACIÓN DE DATOS EN LA FASE DE ENTRENAMIENTO ACEPTA UNA SECUENCIA DE TECLAS COMO LA ENTRADA, IDENTIFICA Y AJUSTA UNA SECUENCIA DE PULSACIONES DE TECLA QUE SE RETORNA COMO RESULTADO. EN LA FASE DE ATAQUE ACEPTA DATOS DEL SENSOR DE MOVIMIENTO COMO ENTRADA



USA PARA DIRIGIR LOS
DATOA EN UN ATAQUE DE
INFERENCIA DE DATOS
CROSS-SITE. ESTE
SELECCIONA FRECUENCIAS
DE BANDA PARA FILTRAR
LOS DATOS Y REDUCIR EL
RUIDO EN LOS SENSORES DE
MOVIMIENTO DE DATOS





BÁSICAMENTE SE PUEDEN
USAR LOS ACELEROMETROS
Y GIROSCOPIOS DE LOS
DISOSITIVOS MOVILES PARA
HACER ATAQUES CROSSSITE Y COMPROMETER LAS
SEGURIDAD DE MUCHOS
DISPOSITIVOS MÓVILES

SensorData-With-KeyEvents (T) // Used in the training phase $W = \text{Identify-Keystroke-TimeWindows} \ (T)$ $W = \text{Adjust-Keystroke-TimeWindows} \ (W)$ ment-SensorData-Without-KeyEvents (S) // Used in the attacking phase T = Detect-KeyDown-Timestamps (S) W = Identify-Keystroke-TimeWindows W = Adjust-Keystroke-TimeWindows (W)return \check{W} Detect-KevDown-Timestamps (S) S= Filter-Data (S, start_frequency, end_frequency) $M^A=M^R=()$ // Magnitude for acceleration forces and rotation rates $\begin{array}{ll} M = M = (N) \text{ Magnitude for acceleration forces and rotation falses} \\ \text{for } t \text{ in } t_1 : t_n \\ M_t^A = \sqrt{x_t^2 + y_t^2 + z_t^2}; M_t^R = \sqrt{\alpha_t^2 + \beta_t^2 + \gamma_t^2} \\ T^A = \text{Find-Peak-Timestamps } (M^A); T^R = \text{Find-Peak-Timestamps } (M^R) \\ T = \text{Merge-Peak-Timestamps } (T^A, T^R) \end{array}$ Identify-Keystroke-TimeWindows (T)for j in 1:m $W_j^S = T_j - offset_start; \ W_j^E = T_j + offset_end$ return W ${\bf Adjust\text{-}Keystroke\text{-}TimeWindows}\ (W)$ for j in 1: m-1 $vir 1 \cdot m^{-1}$ $vverlap = W_j^E - W_{j+1}^S$ // Overlap between two keystrokes if $overlap \leq 0$ // No overlap // Do nothing else if $overlap > ((W_{j+1}^S + offset_start) - (W_{j}^E - offset_end)) \times overlap_threshold // Heavy overlap$ mark W_j and W_{j+1} as heavily overlapped time windows else // Slight overlap, split the overlapped region $W_j^E = W_j^E - overlap/2$; $W_{j+1}^S = W_{j+1}^S + overlap/2$ remove the marked heavily overlapped time windows from W

ELTRAINING DATA SCREENING
CALCULA CARACTERERS
ESPECIFICOS PARA PULSACIONES
DE TECLA INDIVIDUALES Y SOLO
USA EL SENDOR DE MOVIMIENTO
DE DATOS PARA ENTRENAR AL
CLASIFICADOR

4

FEBRUARY

EN LA EXTRACCIÓN DE
CARACTERISTICAS SE
EXTRAEN POTENCIALES
SETS DE CARACTERISTICAS
ESTADISTICAS DE LOS
DATOS FILTRADOS DE LAS
PULSACIONES DE TECLAS

6

EL FRAMEWORK SE
IMPLEMENTÓ USANDO JS,
HTML Y PHP PARA LOS
SENSORES DE MOVIMIENTO
DE DATOS Y LA COLECCIÓN
DE EVENTOS. TAMBIÉN SE
USO JAVA, R Y WKA PARA
ENTRENAR LOS
CALSIFICADORES.

