

یک الگوریتم سبک وزن جهت مقابله با حمله گرهای کپی در شبکه‌های حسکر بی‌سیم متحرک به کمک عامل‌های یادگیر

مجتبی جمشیدی^۱، سمیرا عباسی^۲، مهدی اثنی عشری^۳، محمدرضا میدی^۴

^۱آموزشکده فنی و حرفه‌ای سما، دانشگاه آزاد اسلامی، واحد کرمانشاه، کرمانشاه، ایران jamshidi.mojtaba@gmail.com

^۲مرکز آموزش علمی کاربردی میراث پیستون کرمانشاه، دانشگاه علمی کاربردی، کرمانشاه، ایران samiraabasi@sco.iaun.ac.ir

^۳پژوهشکده فناوری اطلاعات، پژوهشگاه فضای مجازی، تهران، ایران esnaashari@itrc.ac.ir

^۴دانشکده کامپیوتر و فناوری اطلاعات، دانشگاه صنعتی امیرکبیر، تهران، ایران mmeybodi@aut.ac.ir

تاكثون الگوریتم‌های زیادی نظری [11-13] جهت مقابله با حمله گرهای کپی در شبکه‌های حسکر ثابت مطرح شده است. ولی این الگوریتم‌ها در شبکه‌های حسکر متحرک قابل بکارگیری نیستند، چراکه اکثر این الگوریتم‌ها یا متکی بر تعیین مکان گره‌ها و ارسال ادعاهای مکانی به گره‌های شاهد یا مکان‌های خاص در شبکه هستند، یا مختص توپولوژی‌های خاص (نظری، گرید) می‌باشند. هم‌چنین در [12-20] نیز الگوریتم‌هایی جهت مقابله با حمله گرهای کپی در شبکه‌های حسکر متحرک ارائه شده است که به طور کلی دارای معایب نظری سربار ارتباطی و حافظه بالا، عدم مقایس پذیری، مکانیزم پیچیده و سنجین، نیاز به تعیین مکان گره‌ها و استفاده از کلیدهای عمومی و امنیتی دیجیتال می‌باشد.

در این مقاله، یک الگوریتم جدید، هوشمند و سبک وزن مبتنی بر عامل‌های یادگیر و گره‌های نگهبان^۱، جهت شناسایی گره‌های کپی در شبکه‌های حسکر متحرک پیشنهاد می‌گردد، به طوری که معایب الگوریتم‌های موجود را برطرف کند. الگوریتم پیشنهادی نیاز به تعیین مکان گره‌ها، انتشار پیغام‌های ادعای مکانی، کلیدهای عمومی و فرایندهای پیچیده تشخیص گره‌های کپی ندارد.

ادامه این مقاله بدین ترتیب سازماندهی می‌شود. در بخش ۲، کارهای گذشته و در بخش ۳، عامل‌های یادگیر آمده است. فرضیات سیستم در بخش ۴ آمده است. در بخش ۵ الگوریتم پیشنهادی شرح داده می‌شود. ارزیابی کارایی و نتایج شبیه‌سازی در بخش ۶ ارائه شده است. بخش آخر نیز به نتیجه‌گیری می‌پردازد.

۲- کارهای گذشته

در [11-13] الگوریتم‌هایی جهت مقابله با حمله گرهای کپی در شبکه‌های حسکر ثابت مطرح شده است. ولی این الگوریتم‌ها در شبکه‌های متحرک قابل بکارگیری نیستند. در ادامه به بررسی الگوریتم‌های خاص شبکه‌های متحرک می‌پردازیم. در [12] یک الگوریتم توزیعی مبتنی بر تولید و معاوضه اعداد تصادفی جهت شناسایی گره‌های کپی مطرح شده است. ایده اصلی الگوریتم‌های ارائه شده در [13، 14] و [15] برگرفته از این حقیقت است که یک گره متحرک ضبط نشده (قانونی) باید هرگز در سرعانی بیش از حداکثر سرعت سیستم پیکربندی شده حرکت کند. وجود گره‌های کپی^۲، سبب می‌شود گره‌های دیگر گمان کنند این گره^۳ با سرعانی بیش از حداکثر سرعت از پیش تعریف شده حرکت می‌کند. ایده اصلی دو الگوریتم EDD و SEDD ارائه شده [16] برگرفته از این ملاحظه است که برای یک شبکه بدون گره تکراری، در یک دوره زمانی مشخص با طول *T*، تعداد دفعات رویارویی گره^۴ با یک گره خاص^۵ به احتمال زیاد باید محدود

چکیده: تاکثون حمله‌های متنوعی بر روی شبکه‌های حسکر بی‌سیم تعریف شده است که یکی از خطروناک‌ترین آنها، حمله تکرار گره (یا گره کپی) است. در این حمله، دشمن یک (یا چند) گره نرمال درون شبکه را ضبط کرده، مواد قفل‌گذاری درون آن را استخراج نموده و کپی‌هایی از آن تولید و در شبکه تزریق می‌کند. در این مقاله، یک الگوریتم جدید، هوشمند و سبک وزن به کمک عامل‌های یادگیر و گره‌های نگهبان جهت شناسایی گره‌های کپی در شبکه‌های حسکر متحرک پیشنهاد می‌گردد. کارایی الگوریتم پیشنهادی از نظر سربار ارتباطات و حافظه با دیگر الگوریتم‌های موجود مقایسه گردیده که نتایج این مقایسه حاکی از برتری الگوریتم پیشنهادی است. هم‌چنین، الگوریتم پیشنهادی توسط شبیه‌سازی JSIM پیاده‌سازی گردیده و با انجام یک سری آزمایش‌ها کارایی آن در قالب معیارهای احتمال تشخیص گره‌های کپی و احتمال تشخیص غلط ارزیابی شده است.

کلمات کلیدی: امنیت، عامل‌های یادگیر، گره‌های کپی، گره‌های نگهبان.

۱- مقدمه

یک شبکه حسکر بی‌سیم از مجموعه‌ای از گره‌های حسکر منابع محدود تشکیل شده است که با همکاری یکدیگر امکان نظارت بر محیط را فراهم می‌آورند. این نوع شبکه‌ها کاربردهای متنوعی در بخش‌های نظامی، صنعت، بهداشت و علوم دیگر دارند. گره‌های حسکر محدودیت‌های بسیاری از نظر ظرفیت حافظه، توان محاسباتی، برد رادیویی و میزان انرژی دارند. برقراری امنیت در این نوع شبکه‌ها امری بسیار مهم و چالش‌زا می‌باشد که توجه بسیاری از محققان را به خود جلب کرده است [1].

یکی از حمله‌های خطروناک در شبکه‌های حسکر بی‌سیم حمله تکرار گره^۶ یا گره کپی^۷ است. با توجه به گسترش بدن مرابت گره‌ها در محیط عملیاتی، دشمن می‌تواند یک (یا چند) گره قانونی درون شبکه را ضبط و اطلاعات مهم از جمله مواد قفل‌گذاری^۸ داخل آن را استخراج کند و با استفاده از این مواد قفل‌گذاری، گره‌های تکراری (یا گره‌های کپی) ایجاد کند. گره‌های کپی دقیقاً حاوی مشخصات و اطلاعات (از جمله شناسه، مواد قفل‌گذاری و ...) گره قانونی ضبط شده می‌باشند، از این‌رو، قابلیت برپایی کلید با دیگر گره‌های قانونی شبکه را دارند. دشمن سپس می‌تواند این گره‌های کپی را در شبکه پخش کند و عملیات شبکه را مختل و یا شنود کند [2].

در این صورت، عامل یادگیر، یک عمل را به طور تصادفی و بر اساس بردار احتمال برای تکرار $k+1$ خود انتخاب می‌کند.

۴- فرضیات سیستم و مدل حمله

شبکه حسگر حاوی دو مجموعه گرهای حسگر معمولی (SN^1) و گرهای نگهبان (WN^2) است که به طور تصادفی در یک محیط دو بعدی پراکنده می‌شوند. تعداد گرهای حسگر معمولی، $|SN| = \eta$ و تعداد گرهای نگهبان، $|WN| = \varpi$ است. تعداد گرهای نگهبان خیلی کمتر از تعداد حسگرهای معمولی است ($\eta << \varpi$). تعداد کل گرهای شبکه را با n نشان می‌دهیم که در الگوریتم پیشنهادی از $n = \eta + \varpi$ بدست می‌آید. گرهای حسگر معمولی، SN ، مأموریت شبکه (نظری جمع‌آوری اطلاعات، ارسال داده‌ها به سمت ایستگاه پایه و ...) را انجام می‌دهند و گرهای نگهبان، WN ، وظیفه شناسایی گرهای کپی را بر عهده دارند. هر گره یک شناسه یکتا دارد و از موقعیت مکانی خود آگاه نیست. بر رادیویی تمام گره‌ها یکسان است. تمام گره‌ها متاخرک می‌باشند و در طول حیات شبکه مطابق مدل‌های تحرک، نظریه Random waypoint در محیط عملیاتی مورد نظر حرکت می‌کنند. گرهای حسگر معمولی (SN) در برابر مداخله مقاوم نیستند و دشمن در صورت ضبط یک گره می‌تواند به اطلاعات محرمانه آن دسترسی داشته باشد و آن را برنامه‌ریزی مجدد کند. ولی فرض می‌شود که گره‌های نگهبان در برابر مداخله مقاوم بوده و در صورت ضبط توسط دشمن، قابل کدگشایی و برنامه‌ریزی مجدد نمی‌باشند [24][25]. هم‌چنین، با توجه به متاخرک بودن گرهای حسگر در محیط عملیاتی، گره‌ها می‌باشند به طور پریودیک (به عنوان مثال بعد از هر t واحد زمانی) یا پس از این که به یک مکان جدید در شبکه می‌رسند) یک پیغام "Hello"، درخواست مسیر، ارسال داده، زنده بودن^۳ و ... از خود منتشر کنند [26]. این عمل در واقع یکی از نیازمندی‌های شبکه‌های حسگر متاخرک است تا هر گره بتواند در هر لحظه از زمان، همسایه‌های جاری خود را شناسایی کرده، در صورت نیاز با آن‌ها کلیدهای امنیتی بروپا کند، با هم مخابره کنند و جدول مسیریابی خود را ایجاد کند. البته در اینجا، گرهای نگهبان از ارسال پریودیک این گونه پیغام‌ها خودداری می‌کنند تا حضورشان از دید دیگر گره‌ها مخفی بماند. چراکه این گره‌های نگهبان وظیفه شناسایی گره‌های بدخواه دشمن (گره‌های کپی) را دارند.

فرض می‌شود شبکه حسگر در یک محیط خصمانه گسترش می‌یابد، بنابر این، شبکه نامن بوده و دشمن می‌تواند گره‌هایی را ضبط کند و کپی‌هایی از این گره‌های ضبط شده را ایجاد و سپس در شبکه تزریق کند. هم‌چنین، فرض می‌شود هر گره کپی نیز در هر دوره زمانی t ، یک پیغام "Hello"، درخواست مسیر، ارسال داده یا زنده بودن منتشر می‌کند. گره‌های کپی، می‌توانند هم‌چون گره‌های نرمال متاخرک باشند و یا دشمن آنها را به طور ثابت در مکان‌های خاص مستقر نمایند. هیچ یک از این دو حالت تأثیری بر الگوریتم پیشنهادی ندارد.

۵- الگوریتم پیشنهادی

ایده اصلی الگوریتم پیشنهادی، بکارگیری عامل‌های یادگیر و استفاده از پیغام‌های "Hello" (و درخواست مسیر، ارسال داده یا ...) منتشر شده توسط گره‌ها جهت شناسایی گره‌های کپی در شبکه‌های حسگر متاخرک است. همان‌طور که گفته شد، در الگوریتم پیشنهادی علاوه بر گره‌های حسگر معمولی، تعدادی گره نگهبان در شبکه وجود دارد که ترافیک شبکه را نظارت کرده و گره‌های کپی را

باشد. در [17] یک الگوریتم جهت شناسایی گره‌های کپی در شبکه‌های سکتوربندی شده ارائه شده است. ایده اصلی الگوریتم [18]، استفاده از پروتکل پیش‌توزیع کلید جفتی مبتنی بر چندجمله‌ای و فیلترهای شمارشی Bloom [21] SHD، مبادله جهت شناسایی گره‌های کپی است. ایده اصلی الگوریتم [19]، مبادله لیست همسایه‌ها میان گره‌های متاخرک و انتخاب گره‌های شاهد برای عمل تشخیص گره‌ها کپی است. در [20] نیز دو الگوریتم در حوزه زمان (TDD) و فضا (SDD) به کمک تابع درهم‌سازی تک-راهه رمزگاری جهت مقابله با حمله گره‌های کپی مطرح شده است.

۳- عامل یادگیر

در این بخش، یک مدل از عامل‌های یادگیر ارائه می‌دهیم. مدل عامل یادگیر پیشنهادی، برگرفته از مدل اتوماتاهای یادگیر [22][23] است با این تفاوت کوچک که نحوه پاداش به عمل‌های درست، اندکی متفاوت است. عامل یادگیر یک ماشین با حالات محدود است که می‌تواند تعداد محدودی عمل را انجام دهد. هر عمل انتخاب شده، توسط یک محیط تصادفی ارزیابی شده و باسخنی به عامل یادگیر داده می‌شود. عامل یادگیر از این پاسخ استفاده نموده و عمل خود را برای مرحله بعد انتخاب می‌کند. در طی این فرآیند، عامل یادگیر، یاد می‌گیرد که چگونه بهترین عمل را از بین اعمال مجاز خود انتخاب کند. شکل (۱) ارتباط بین عامل یادگیر و محیط را نشان می‌دهد.



شکل (۱) مدل عامل‌های یادگیر

محیط را می‌توان توسط سه‌تایی $E \equiv \{\alpha, \beta, c\}$ نشان داد که در آن $\alpha \equiv \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ مجموعه ورودی‌های محیط، $\beta \equiv \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m\}$ مجموعه خروجی‌های محیط و $c \equiv \{c_1, c_2, \dots, c_r\}$ عمل انتخاب شده عامل یادگیر است. خروجی می‌باشدند. ورودی محیط یکی از r عمل α توسط i مشخص می‌شود. اگر β_i یک پاسخ دودویی باشد، محیط مدل P نامیده می‌شود. در چنین محیطی $\beta_i(n) = 1$ به عنوان پاسخ نامطلوب یا شکست و $0 = \beta_i(n)$ به عنوان پاسخ مطلوب یا موقیت در نظر گرفته می‌شوند. به این ترتیب عامل یادگیر را می‌توان با چهار تایی $LA \equiv \{\alpha, \beta, p, T\}$ نشان داد که $\alpha = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ مجموعه عمل‌های اتوماتا (r تعداد عمل‌های عامل یادگیر)، $\beta = \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r\}$ مجموعه ورودی‌های عامل یادگیر، $p = \{p_1, p_2, \dots, p_r\}$ بردار احتمال عمل‌های عامل یادگیر و $T \equiv p(k+1) = T[\alpha(k), \beta(k), p(k)]$ الگوریتم یادگیری می‌باشد. اگر عامل یادگیر در تکرار k ام، یک عمل خود مانند α_i را انتخاب کند، تغییر احتمال عمل‌ها بصورت زیر خواهد بود (a پارامتر پاداش و b پارامتر جریمه):

الف- پاسخ مطلوب از محیط

$$p_i(k+1) = p_i(k) + a[1 - p_i(k)] \quad (1)$$

$$p_j(k+1) = (1-a)p_j(k) \quad \forall j, \quad j \neq i$$

در این صورت، عامل یادگیر، همین عمل α_i را برای تکرار $k+1$ انتخاب می‌کند.

ب- پاسخ نامطلوب از محیط

$$p_i(k+1) = (1-b)p_i(k) \quad (2)$$

$$p_j(k+1) = \frac{b}{r-1} + (1-b)p_j(k) \quad \forall j, \quad j \neq i$$

به طور تصادفی بر حسب بردار P_vector انتخاب می‌کند. این عملیات به‌طور همزمان توسط تمام گره‌های نگهبان انجام می‌گیرد. به این ترتیب، پس از گذشت یک بازه زمانی τ ، دوره زمانی اول از اجرای فاز دوم الگوریتم پیشنهادی خاتمه می‌یابد. سپس گره‌ها یک مقصد تصادفی جدید برای خود انتخاب و شروع به حرکت به سوی مقصد می‌کنند. به این ترتیب، دور بعدی از فاز دوم آغاز می‌شود. همان‌طور که گفته شد، فاز دوم، به تعداد $l/7$ دور اجرا می‌گردد. از آن‌جا که در حمله تکرار گرده، دشمن یک گره (نظیر α) را ضبط و چندین کپی از آن را در شبکه منتشر می‌کند، لذا گرهی با شناسه α به تعداد دفعات بیشتری نسبت به گره‌های غیرکپی در همسایگی گره‌های نگهبان ظاهر می‌شود که این سبب می‌شود عامل‌های یادگیر احتمال عمل متناظر با این گره کپی را در بردار احتمالات (P_vector) افزایش دهند تا به مقدار ۱ نزدیک شود.

۲-۵- فاز سوم (شناسایی گره‌های کپی)

پس از پایان اجرای فاز دوم الگوریتم پیشنهادی، هر گره نگهبان باید تصمیم بگیرد که آیا گرهی کپی ای شناسایی کرده است یا خیر. اگر هیچ گره کپی‌ای در شبکه وجود نداشته باشد، در این صورت با توجه به مدل تصادفی حرکت گره‌ها، تعداد دفعات حضور همه گره‌ها در همسایگی گره نگهبان τ تقریباً برابر خواهد بود که این سبب می‌شود مقدار احتمال‌ها در بردار P_vector تقریباً باهم برابر باشند. ولی اگر دشمن یک گره α را ضبط نموده و چندین کپی از آن در شبکه تزریق کرده باشد، در این صورت، تعداد دفعات ظاهر شدن گره با شناسه α در همسایگی گره‌های نگهبان بیشتر از سایر گره‌ها خواهد بود. این سبب می‌شود مقدار احتمال عمل متناظر با گره α در بردار P_vector عامل یادگیر گره‌های نگهبان به مرتب بیشتر از مقدار احتمال عمل‌های متناظر با سایر گره‌ها باشد. بنابر این، هر گره نگهبان باید با توجه به بردار احتمالات عمل‌های (P_vector) عامل یادگیر خود اقدام به شناسایی گره‌های کپی کند. در اینجا یک روال ساده جهت شناسایی گره‌های کپی، بر اساس بردار P_vector پیشنهاد می‌شود. شبهه کد این روال در شکل (۲) آمده است.

```

1: evaluate  $\mu$ ,  $\mu = \frac{1}{\eta}$ 
2: sort  $P\_vector$  in Descend order
3: malicious_list =  $\emptyset$ 
4: for  $i = 0$  to  $\eta - 2$ 
    if ( $P\_vector[i] - P\_vector[i + 1] > 2\mu$ )
        add Action[i] to malicious_list
    else
        exit for

```

شکل (۲) شبهه کد روال شناسایی گره‌های کپی

در این روال، ابتدا میانگین (μ) بردار P_vector محاسبه می‌گردد. سپس، این بردار P_vector به صورت نزولی مرتب می‌شود. در آخر، با یک حلقه، بردار P_vector را پیمایش نموده و چنانچه اختلاف احتمال عمل نام با احتمال عمل $i+1$ بیشتر از مقدار 2μ برابر میانگین بردار P_vector باشد، عمل متناظر با $A_vector[i]$ را به عنوان گره بدخواه کپی علامت می‌زنند. ولی اگر شرط مورد نظر برای عنصر نام برقرار نباشد، حلقه پیمایش شکسته شده و عناصر بزرگتر از τ دیگر بررسی نمی‌شوند. چراکه عمل‌های متناظر با گره‌های کپی، میزان احتمال‌شان در بردار احتمالات خیلی بیشتر از احتمال دیگر عمل‌ها خواهد شد. از این‌رو، تفاصل مقدار احتمال عمل‌های متناظر با گره‌های کپی نسبت به عمل‌های متناظر با دیگر گره‌های غیرکپی خیلی بیشتر از دو برابر میانگین خواهد شد (بسته به تعداد دوره‌های فاز دوم و تعداد کپی‌ها).

شناسایی می‌کنند. بر روی هریک از این گره‌های نگهبان، یک عامل یادگیر سوار می‌شود. از دلایل موثر بودن مدل عامل یادگیر پیشنهادی می‌توان به هوشمندی، سبک وزن و غیر قطعی بودن اشاره کرد که مناسب شبکه‌های حسگر بی‌سیم است. الگوریتم پیشنهادی از ۳ فاز تشکیل شده است. در فاز اول، عامل‌های یادگیر پیکربندی می‌شوند. در فاز دوم، هر گره نگهبان با نظارت بر ترافیک شبکه، عامل یادگیر خود را بروزرسانی می‌کند. این فاز خود به $l/7$ دوره زمانی τ شکسته می‌شود. در هر دوره زمانی τ ، گره‌ها یک مقصد تصادفی برای خود انتخاب نموده و پس از رسیدن به مقصد در آنجا برای مدت زمانی ساکن می‌مانند و شروع به ارسال پیغام‌های "Hello"، "Dadeh", درخواست مسیر و... می‌کنند. پس از آنکه $l/7$ دور عمل نظارت بر ترافیک شبکه، توسط گره‌های نگهبان صورت پذیرفت و فاز دوم خاتمه یافت، فاز سوم آغاز می‌شود که در آن، اقدام به شناسایی گره‌های کپی می‌شود. در ادامه به شرح جزئیات این ۳ فاز از الگوریتم پیشنهادی می‌پردازیم.

۲-۶- فاز اول (پیکربندی عامل‌های یادگیر)

قبل از گسترش گره‌ها در محیط عملیاتی، عامل‌های یادگیر بر روی گره‌های نگهبان بار می‌شوند و با فرض این که تعداد گره‌های حسگر معمولی $l/7$ باشد، بردار عمل (A_vector) و بردار احتمالات (P_vector) عامل‌های عامل‌های یادگیر به صورت رابطه (۳) تنظیم می‌شوند:

$$A_vector = [1, 2, \dots, l] \quad (3)$$

$$P_vector = [\frac{1}{\eta}, \frac{1}{\eta}, \dots, \frac{1}{\eta}]$$

در واقع، هر گره حسگر معمولی، بیان گر یک عمل (action) برای عامل یادگیر است. سپس، هر عامل یادگیر به طور تصادفی یک عمل (α_i) را انتخاب می‌کند. عمل انتخاب شده α_i توسط عامل یادگیر موجود در گره نگهبان τ در واقع گره‌ای است که τ انتظار دارد در دوره بعدی نظارت بر ترافیک (در اینجا، دوره اول از فاز دوم) آن را در همسایگی خود مشاهده کند. پس از انجام این مرحله، یعنی پیکربندی عامل‌های یادگیر موجود در گره‌های نگهبان، گره‌ها به‌طور تصادفی در محیط گسترش می‌باشند.

۲-۷- فاز دوم (نظارت بر ترافیک)

هر گره پس از ساکن شدن در یک مکان از شبکه، یک پیغام "Hello" منتشر می‌کند تا خود را به همسایه‌هایی معرفی نماید و در صورت نیاز اقدام به ارسال پیغام‌های درخواست مسیر، داده‌ای یا زنده بودن می‌کند. این سبب می‌شود هر گره نگهبان آگاه شود که چه گره‌هایی در حال حاضر (دوره فعلی از فاز دوم) همسایه آن هستند. پس از گذشت τ واحد زمانی، یا به عبارت دیگر، پس از پایان دوره زمانی τ ، عامل یادگیر هر گره نگهبان τ پاسخی (مثبت یا منفی) از محیط دریافت می‌کند. اگر عمل (یا همان گره) انتخاب شده، یعنی α_i ، در همسایگی گره نگهبان τ ظاهر شده باشد، این به منزله پاسخ مثبت از محیط است و چنانچه عمل α_i در همسایگی گره نگهبان τ ظاهر نشده باشد، این به منزله پاسخ منفی از محیط است. اگر عامل یادگیر پاسخ مثبت از محیط دریافت کند، به عمل α_i مطابق رابطه (۱) پاداش داده و همین عمل α_i را برای دوره بعدی انتخاب می‌کند. ولی اگر پاسخ منفی از محیط دریافت کند، ابتدا عمل α_i را مطابق رابطه (۲) جریمه نموده، سپس یک عمل را مجدداً از مجموعه عمل‌های خود (A_vector) انتخاب کند.

۴-۵- تشخیص غلط در الگوریتم پیشنهادی

الگوریتم پیشنهادی در تشخیص گره‌های کپی ممکن است دچار اشتباه گردد. یعنی ممکن است برخی گره‌های غیرکپی را به اشتباه به عنوان گره‌های کپی شناسایی کند. حالت منجر به تشخیص غلط زمانی رخ می‌دهد که برخی گره‌های نرمال (نظیر //) به تصادف به تعداد دفعات زیادی در همسایگی یک گره نگهبان خاص (نظیر W) ظاهر شوند که این سبب می‌شود احتمال متاتظیر با عمل // در P_{vector} گره نگهبان W افزایش یابد (به سمت ۱ نزدیک شود). درنتیجه، در فاز سوم الگوریتم پیشنهادی، گره // به اشتباه توسط گره نگهبان W به عنوان گره کپی تشخیص داده می‌شود.

۶- ارزیابی کارایی و تاثیرات شبیه‌سازی

سربار حافظه: از آن جا که الگوریتم پیشنهادی فقط بر روی گره‌های نگهبان سوار است، لذا هیچ‌گونه سربار ارتباطاتی به گره‌های حسگر معمولی تحمیل نمی‌شود. هم‌چنین گره‌های نگهبان در طی دورهای مختلف اجرای الگوریتم پیشنهادی هیچ‌گونه پیغامی در شبکه منتشر نمی‌کنند. از این‌رو، سربار ارتباطی گره‌های نگهبان نیز صفر است. در جدول (۱) هم‌چنین سربار ارتباطات الگوریتم پیشنهادی و سایر الگوریتم‌های موجود مقایسه گردیده است. از حیث سربار ارتباطات، الگوریتم پیشنهادی برتر از دیگر الگوریتم‌ها می‌باشد.

۲-۶- نتایج شبیه‌سازی ها

الگوریتم پیشنهادی توسط نرم‌افزار شبیه‌ساز JSIM پیاده‌سازی گردیده و با انجام یک سری آزمایش‌ها، کارایی آن در قالب معیارهای احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط ارزیابی شده است.

- احتمال تشخیص:** تعیین می‌کند الگوریتم پیشنهادی با چه احتمالی موفق به شناسایی گره‌های می‌شود.

- احتمال تشخیص غلط:** احتمال اینکه یک گره غیرکپی به اشتباه توسط یک الگوریتم امنیتی به عنوان گره کپی تشخیص داده شود.

در اجرای شبیه‌سازی‌ها، فرض می‌شود شبکه حاوی n گره حسگر است که به طور تصادفی در یک ناحیه دو بعدی 100×100 متر مربع پراکنده شده‌اند. دشمن گره قانونی را ضبط نموده و از هر یک از آنها، R گره کپی ایجاد می‌کند. به عبارت دیگر، محیط عملیاتی حاوی $M \times R$ گره بدخواه می‌باشد. هم‌چنین، تعداد گره‌های نگهبان ϖ در نظر گرفته شده است. پارامترهای پاداش و جریمه عامل‌های یادگیر با مقادیر $a = 0.01$, $b = 0.001$, $c = 0.001$ تنظیم شده است. بردازی تمام گره‌ها نیز 20 متر درنظر گرفته شده است. به منظور اطمینان از اعتبار نتایج، هر شبیه‌سازی 100 بار تکرار شده و نتیجه نهایی از میانگین نتایج این 100 تکرار بدست آمده است.

آزمایش ۱: در این آزمایش پارامترهای $n = 100$, $M = 5$, $R = 10$, $\varpi = 10$, $a = 0.01$, $b = 0.001$, $c = 0.001$ تنظیم شده و احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط گره‌های کپی در الگوریتم پیشنهادی، به ازای $50, \dots, 400$ ارزیابی گردیده است. شکل‌های (۳) و (۴) نتایج این آزمایش را به ترتیب در قالب معیارهای احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط نشان می‌دهند. نتایج این آزمایش در شکل (۳) نشان می‌دهد، احتمال تشخیص گره‌های کپی به ازای $200 = 7/7$ برابر 84% , به ازای $300 = 7/7$ برابر 98% و به ازای $350 \geq 7/7$ برابر 100% است. هم‌چنین، نتایج این آزمایش در شکل (۴) نشان می‌دهد، احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی به ازای $> 7/7$

جدول (۱) مقایسه سربار الگوریتم پیشنهادی با دیگر الگوریتم‌ها

الگوریتم	سربار حافظه	سربار ارتباطات
LSM[3]	$O(\sqrt{n})$	$O(n\sqrt{n})$
SET[6]	$O(n/T)$	$O(n)$
P-MPC, SDC [7]	$O(w)$	$O(r\sqrt{n}) + O(s)$
RED[4]	$O(d)$	$O(n\sqrt{n})$
RAWL[9]	$O(\log n \times \sqrt{n})$	$O(\log n \times \sqrt{n})$
XED[12]	$O(4 \times d \times E[X])$	$O(1)$
SPRT[15]	$O(n\sqrt{n})$	$O(n)$
EDD, SEDD[16]	$O(n), O(\xi)$	$O(n)$
Algorithm[18]	$O(d)$	$O(n \times \log n)$
TDD, SDD[20]	$O(n)$	$O(\sqrt{n}), O(d)$
الگوریتم پیشنهادی	$^+ 0 \sim O(\eta)$	۰

: تعداد گره‌ها در شبکه.

: تعداد گره‌های شاهدی که ادعای مکانی از L را ذخیره می‌کنند.

: تعداد گره‌های حسگر در یک سلول از شبکه.

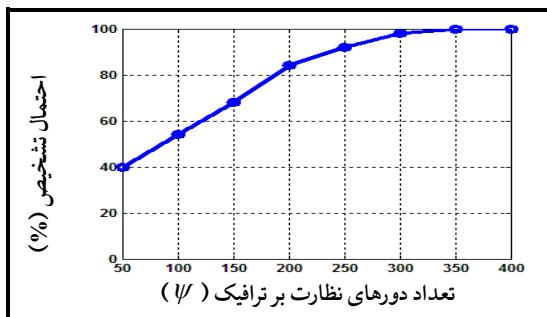
: تعداد حرکت‌های موردنظر انتظار که یک گره // نیاز دارد تا دو نسخه متفاوت از گره‌های کپی را ملاقات کند.

: زیرمجموعه‌ای از گره‌های شبکه ($n < \varpi$).

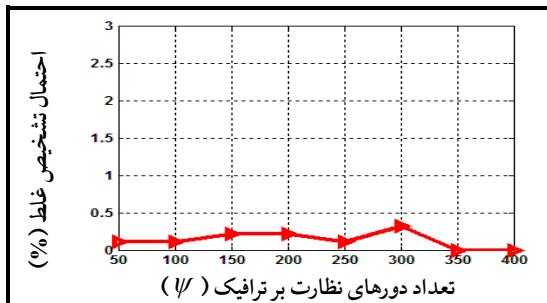
: به ازای حسگر معمولی صفر و به ازای گره‌های نگهبان $O(\eta)$.

نکته: در الگوریتم پیشنهادی سربارها (حافظه‌ای و ارتباطی) فقط به گره‌های نگهبان تحمیل می‌شوند ولی در سایر الگوریتم‌ها، همه گره‌ها متحمل سربار می‌شوند.

هر گره ضبط شده در شبکه منتشر کند. پیش گرفتن این شیوه، برای دشمن ساده و امکان پذیر است. ولی الگوریتم هایی امنیتی در این حالت ممکن است سریع تر و دقیق تر اقدام به شناسایی گره های کپی کند. نتیجه این آزمایش نیز نشان داد الگوریتم پیشنهادی به ازای $R=5$ های بزرگتر، سریع تر گره های کپی را شناسایی می کند. چراکه، اگر تعداد کپی های زیادی از یک گره خاص، نظریه ψ ، در شبکه موجود باشد، گره های نگهبان تعداد دفعات پیشتری این گره ψ را ملاقات می کنند و در نتیجه احتمال متضاد با عمل این گره ψ در عامل های یادگیر سریع تر افزایش می یابد و به سمت ۱ میل می کند. همچنین، نتایج این آزمایش نشان داد، تغییر در پارامتر R ، تأثیر چندانی بر احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی ندارد و نرخ این معیار تقریباً بین $3\% \text{ تا } 4\%$ می باشد.



شکل (۳) تأثیر پارامتر R بر احتمال تشخیص الگوریتم پیشنهادی



شکل (۴) تأثیر پارامتر R بر احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی

جدول (۲) تأثیر پارامتر n بر کارایی الگوریتم پیشنهادی به ازای $R=350$

	$n=100$	$n=200$	$n=300$
احتمال تشخیص	100%	96%	92%
احتمال تشخیص غلط	0%	0.9%	1.4%

جدول (۳) تأثیر پارامتر n بر کارایی الگوریتم پیشنهادی به ازای $R=500$

	$n=100$	$n=200$	$n=300$
احتمال تشخیص	100%	98%	94.5%
احتمال تشخیص غلط	0%	0.5%	1%

جدول (۴) تأثیر پارامتر R بر کارایی الگوریتم پیشنهادی

	$R=5$	$R=10$	$R=15$
احتمال تشخیص	70%	100%	100%
احتمال تشخیص غلط	0.38%	0.37%	0.32%

آزمایش ۴: هدف این آزمایش، بررسی تأثیر تعداد گره های نگهبان، n ، بر کارایی الگوریتم پیشنهادی است. در این آزمایش پارامترهای $M=5$, $n=100$, $R=10$, $\psi=600$ تنظیم شده و احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط گره های کپی در الگوریتم پیشنهادی را به ازای $R=2, \dots, 10$ ارزیابی نموده ایم. شکل های (۵) و (۶) نتایج این آزمایش را به

کمتر از ۵٪ و به ازای $350 \geq \psi$ برابر ۰٪ است. دلیل این نتایج واضح است. هرچه تعداد دورهای نظارت بر ترافیک (یعنی تعداد دورهای فاز دوم) افزایش یابد، گره های نگهبان دفعات بیشتری گره های کپی را در همسایگی خود ملاقات می کنند که این سبب می شود احتمال عمل های متضاد با این گره های کپی به سمت ۱ و احتمال سایر عمل ها (گره های غیرکپی) به سمت میل کند. در نتیجه، فاز سوم الگوریتم پیشنهادی، با دقت بیشتری گره های کپی را از گره های غیرکپی تمیز می کند. بنابر این، افزایش پارامتر n سبب می شود احتمال تشخیص به سمت ۱۰٪ و احتمال تشخیص غلط به سمت ۰٪ میل کند.

آزمایش ۲: هدف این آزمایش، ارزیابی تأثیر تعداد گره ها، n ، بر کارایی الگوریتم پیشنهادی است. در این آزمایش پارامترهای $\psi=350$, $M=5$, $R=10$, $n=100, 200, 300$ تنظیم شده و احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط گره های کپی در شبکه پیشنهادی، به ازای $R=2$ آمده است. نتایج این آزمایش نشان داد، با افزایش تعداد گره ها در شبکه، احتمال تشخیص گره های کپی کاهش و احتمال تشخیص غلط افزایش می یابد. دلیل این نتیجه این است که هرچه تعداد گره ها، n ، در شبکه افزایش یابد، به نسبت آن تعداد عمل های یادگیر نیز افزایش می یابد. از طرفی، هرچه تعداد عمل های یادگیر افزایش یابد، سرعت همگرایی عامل یادگیر کندر می شود. به عنوان مثال، زمانی که ۱۰۰ گره در شبکه وجود داشته باشد احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی به ترتیب ۹۲٪ و ۷٪ است. البته اگر تعداد دورهای فاز دوم، یعنی ψ را افزایش دهیم ($\psi > 350$)، احتمال تشخیص گره های کپی بیشتر از ۹۲٪ می شود و به سمت ۱۰۰٪ میل می کند. به منظور تصدیق این ادعا، همین آزمایش را به ازای $\psi=500$ تکرار نموده و نتایج حاصل را در جدول (۳) نشان داده ایم. می بینیم که با افزایش ψ ، کارایی الگوریتم بالاتر می رود.

آزمایش ۳: هدف این آزمایش، ارزیابی تأثیر تعداد گره های منتشر شده از هر گره، یعنی R , بر کارایی الگوریتم پیشنهادی است. در این آزمایش پارامترهای $\psi=300$, $M=5$, $n=100$, $R=5, 10, 15$ تنظیم شده و احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط گره های کپی در شبکه است. جدول (۴) نتایج حاصل از این آزمایش را نشان می دهد. نتیجه این آزمایش نشان می دهد با افزایش پارامتر R , احتمال تشخیص گره های کپی نیز افزایش می یابد. در ادامه، دلیل این نتیجه را با یک نکته مهم شرح می دهیم: دشمن به دو صورت می تواند با راه اندازی حمله گره های کپی، عملکرد شبکه را مختل کند. شیوه اول این است که دشمن تعداد زیادی گره قانونی درون شبکه را ضبط کرده و از روی هر کدام فقط تعداد اندکی (به عنوان مثال ۲ یا ۳ گره کپی) ایجاد و در شبکه منتشر کند. در این حالت، الگوریتم های امنیتی به سختی و حتی ممکن است قادر به شناسایی گره های کپی نباشند. ولی پیش گرفتن این روش برای دشمن سخت و زمان بر است. چراکه باید گره های زیادی را ضبط، کدگشایی، برنامه ریزی مجدد و کنترل کند. شیوه دوم این است که دشمن تعداد گره های اندکی را ضبط کند و به ازای تعداد گره های زیادی (به عنوان مثال ۱۰ گره کپی) از

- [3] Parno B., Perrig A., and Gligor V. D., “*Distributed Detection of NodeReplication Attacks in Sensor Networks*”, in: Proc. of the IEEE Symposium on Security and Privacy, 2005.
- [4] Conti M., Pietro R. D., and Mancini L. V., “*A Randomized, Efficient, and Distributed Protocol for the Detection of Node Replication Attacks in Wireless Sensor Networks*”, In: Proc. of the ACM MobiHoc, 2007.
- [5] Conti M., Pietro R. D., Mancini L. V., and Mei A., “*Distributed Detection of Clone Attacks in Wireless Sensor Networks*”, IEEE TRANSACTIONS ON DEPENDABLE AND SECURE COMPUTING, 2010.
- [6] Choi H., Zhu S., and Porta T. F. La, “*SET: Detecting Node Clones in Sensor Networks*”, in: Proc. of the SecureComm ’07, pp. 341–350, 2007.
- [7] Zhu B. and et al., “*EfficientDistributed Detection of Node Replication Attacks in Sensor Networks*”, in: Proc. of the Annual Computer Security Applications Conference (ACSAC), 2007.
- [8] Kim C., Park C., Hur J., Lee H., and Yoon H., “*A Distributed Deterministic and ResilientReplication Attack Detection Protocol inWireless Sensor Networks*”, in: Proc. of the Communications in Computer and Information Science Volume 56, pp 405-412, 2009.
- [9] Zeng Y., Cao J., Zhang S., Guo S., and Xie L., “*Random-Walk Based Approach to Detect Clone Attacks in Wireless Sensor Networks*”, In: Proc. of the IEEE JOURNAL ON SELECTED AREAS IN COMMUNICATIONS, VOL. 28, NO. 5, 2010.
- [10] Yu C.-M., Lu C.-S., Kuo S.-Y., “*CSI: Compressed Sensing-Based Clone Identification in Sensor Networks*”, in: Proc. of the 8th IEEE International Workshop on Sensor Networks and Systems for Pervasive Computing, 2012.
- [11] C. KIM, SHIN S., PARK C. and et al., “*A Resilient and Efficient Replication Attack Detection Schema for Wireless Sensor Network*”, IEICE TRANS. INF. & SYST., VOL. E92-D, NO. 7, 2009.
- [12] Yu C. M., Lu C. S., and Kuo S. Y., “*Mobile Sensor Network ResilientAgainst Node Replication Attacks*” In: Proc. of the IEEE Conference onSensor, Mesh and Ad Hoc Communications and Networks (SECON), 2008.
- [13] Ho J.-W., Wright M., and Das S., “*Fast detection of replica nodeattacks in mobile sensor networks using sequential analysis*”, In: Proc. of the IEEE INFOCOM, pp. 1773 – 1781, 2009.
- [14] Ho J.-W., Wright M., and Das S., “*Fast Detection of Mobile Replica Node Attacks in Wireless Sensor Networks Using Sequential Hypothesis Testing*”, IEEE TRANS. ON MOBILE COMPUTING, VOL. 10, NO. 6, 2011.
- [15] Unnikrishnan D. and et al., “*Detecting Mobile Replica Node Attacks in Wireless Sensor Networks Using Sequential Probability Ratio Test*”, in: Proc. of the 13th International Conference on Distributed Computing and Networking (ICDCN), Hong Kong, China, January 3-6, 2012.
- [16] Yu C.-M., Lu C.-S., and Kuo S.-Y., “*Efficient and DistributedDetection of Node Replication Attacks in Mobile Sensor Networks*”, In: Proc. of the IEEE Vehicular Technology Conf. Fall (VTC Fall), 2009.
- [17] Gowtham B., Sharmila S., “*Location Traced Hybrid Detection of Node Replication Attack in Mobile Wireless Sensor Network*”, In: Proc. of the Special Issue of International Journal of Computer Applications (0975 – 8887) on Information Processing and Remote Computing – IPRC, August 2012.
- [18] Deng XM, Xiong Y., “*A new protocol for the detection of node replication attacks in mobile wireless sensor networks*”, Journal of Computer Science and Technology26(4).pp. 732-743, 2011.
- [19] Yxainaxniga Y. and et al., “*Single Hop Detection of Node Clone Attacks in Mobile Wireless Sensor Networks*”, In: Proc. of the International Workshop on Information and Electronics Engineering (IWIEE), Vol.29, 2012.
- [20] Xing K. an Cheng X., “*From Time Domain to Space Domain: Detecting Replica Attacks in Mobile Ad Hoc Networks*”, In: Proc. of the IEEE INFOCOM, 2010.
- [21] Bloom B H, “*Space/time trade-offs in hash coding with allowable errors*”, Commun. ACM, Vol. 13(7), pp. 422-426, 1970.
- [22] Narendra K. S. and Thathachar M. A. L., “*Learning automata: An introduction*”, in: Proc. of the Prentice Hall, 1989.
- [23] Narendra K. S. and Thathachar M. A. L., “*Learning automata a survey*”, IEEE Transactions on Systems, Man and Cybernetics, Vol. 4, no. 4, 1974.
- [24] Shi E., Perrig A., “*Designing secure sensor networks*”, IEEE Wireless Communications, Vol. 11, pp. 38–43, 2004.
- [25] Tumrongwittayapak C. and Varakulsrirupunth R., “*Detecting Sinkhole Attacks In Wireless Sensor Networks*”, in: Proc. of the ICROS-SICE International Joint Conference, Fukuoka International Congress Center, Japan, 2009.
- [26] Piro C., Shields C. and Levine B. N. , “*Detecting the Sybil Attack in Mobile Ad hoc Networks*”, in: Proc. of the Securecomm and Workshops, 2006.

زیرنویس‌ها

¹node replication attack

²Replica node

³keying materials

⁴Observer Nodes

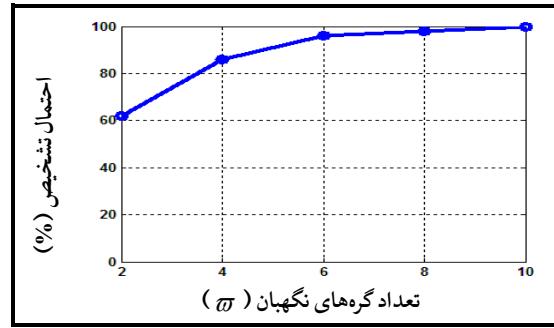
⁵P-Model

⁶SensorNodes

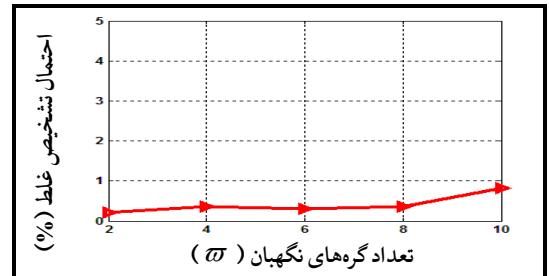
⁷WatchdogNodes

⁸Keep alive message

ترتیب در قالب احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط نشان می‌دهند. تتابع این آزمایش نشان می‌دهد با افزایش تعداد گره‌های نگهبان در شبکه، احتمال تشخیص گره‌های کپی نیز افزایش می‌یابد. دلیل این نتیجه این است که با افزایش تعداد گره‌های نگهبان قرار می‌گیرد. از این‌رو، احتمال شناسایی تمامی گره‌های بدخواه در شبکه افزایش می‌یابد. از طرف دیگر، همان‌طور که در بخش ۴-۵ اشاره شد، این احتمال وجود دارد برخی گره‌های نرم (نظری u) به تصادف به دفعات زیادی در همسایگی یک گره نگهبان خاص (نظری W) ظاهر شود که این سبب می‌شود احتمال متناظر با عمل گره u در P_{vector} گره نگهبان W افزایش یابد (به سمت ۱ نزدیک شود). درنتیجه، در فاز سوم الگوریتم پیشنهادی، گره u به اشتباہ توسط گره نگهبان W به عنوان گره کپی تشخیص داده می‌شود. افزایش تعداد گره‌های نگهبان در شبکه، سبب افزایش حالت منجر به تشخیص غلط می‌شود. زیرا احتمال اینکه یک گره غیرکپی به تصادف و به دفعات زیادی در همسایگی یک گره نگهبان ظاهر شود، افزایش می‌یابد.



شکل (۶) تأثیر پارامتر σ بر احتمال تشخیص الگوریتم پیشنهادی



شکل (۷) تأثیر پارامتر σ بر احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی

۷- نتیجه‌گیری

در این مقاله، یک الگوریتم جدید، هوشمند و سبک وزن به کمک عامل‌های یادگیر جهت شناسایی گره‌های کپی در شبکه‌های حسگر متحرک ارائه گردید. الگوریتم پیشنهادی توسط شبیه‌ساز JSIM پیاده‌سازی گردید و نتایج آزمایش‌ها نشان داد، الگوریتم پیشنهادی کارایی مطلوبی در شناسایی گره‌های کپی دارد. مشکل هنگام زیاد شدن تعداد گره‌ها در شبکه، سرعت کم در همگرایی عامل‌های یادگیر است (به خصوص می‌تواند یک راهکار موثر جهت برطرف نمودن این مشکل باشد که در کار بعدی خود به آن می‌پردازیم).

مراجع

- [1] Yick J., Mukherjee B. and Ghosal D., “*Wireless sensor network survey*”, Computer Networks 52, pp. 2292–2330, 2008.
- [2] Karlof C. And Wagner D, “*Secure Routing in Wireless Sensor Networks: Attacks and Countermeasures*”, AdHoc Networks, 2003.