

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

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

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

^۲مرکز آموزش علمی کاربردی میراث بیستون 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

تاکنون الگوریتم‌های زیادی نظیر [3-11] جهت مقابله با حمله گره‌های کپی در شبکه‌های حسگر ثابت مطرح شده است. ولی این الگوریتم‌ها در شبکه‌های حسگر 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 (نظیر، گرید) می‌باشند. هم‌چنین در [12-20] نیز الگوریتم‌هایی جهت مقابله با حمله گره‌های کپی در شبکه‌های حسگر متحرک ارائه شده است که به‌طور کلی دارای معایبی نظیر سربار ارتباطی و حافظه بالا، عدم مقیاس‌پذیری، مکانیزم پیچیده و سنگین، نیاز به تعیین مکان گره‌ها و استفاده از کلیدهای عمومی و امضاهای دیجیتال می‌باشند.

در این مقاله، یک الگوریتم جدید، هوشمند و سبک وزن مبتنی بر عامل‌های یادگیر و گره‌های نگهبان^۴ جهت شناسایی گره‌های کپی در شبکه‌های حسگر متحرک پیشنهاد می‌گردد، به‌طوری 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 [3-11] الگوریتم‌هایی جهت مقابله با حمله گره‌های کپی در شبکه‌های حسگر 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 ضابط نشده (قانونی) نباید هرگز در سرعتی بیش از حداکثر سرعت سیستم پیکربندی شده حرکت کند. وجود گره‌های کپی^{۱۱}، سبب می‌شود گره‌های دیگر گمان کنند این گره^{۱۲} با سرعتی 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^{۱۳} با یک گره خاص^{۱۴} به احتمال زیاد باید محدود

چکیده: تاکنون حمله‌های متنوعی بر روی شبکه‌های حسگر بی‌سیم تعریف شده است که یکی از خطرناک‌ترین 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 سبک‌وزن به کمک عامل‌های یادگیر و گره‌های نگهبان جهت شناسایی گره‌های کپی در شبکه‌های حسگر 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 شبیه‌ساز JSIM پیاده‌سازی گردیده و با انجام یک‌سری 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

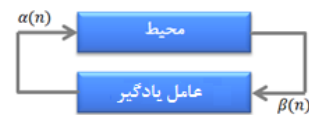
یک شبکه حسگر بی‌سیم از مجموعه‌ای از گره‌های حسگر منابع محدود تشکیل شده است که با همکاری یکدیگر امکان نظارت بر محیط را فراهم می‌آورند. این نوع شبکه‌ها کاربردهای متنوعی در بخش‌های نظامی، صنعت، بهداشت و علوم دیگر دارند. گره‌های حسگر محدودیت‌های بسیاری از نظر ظرفیت حافظه، توان محاسباتی، برد رادیویی و میزان 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 خطرناک در شبکه‌های حسگر بی‌سیم حمله تکرار گره^{۱۵} یا گره کپی^{۱۶} است. با توجه به گسترش بدون مراقبت گره‌ها در محیط عملیاتی، دشمن می‌تواند یک (یا چند) گره قانونی درون شبکه را ضبط و اطلاعات مهم از جمله مواد قفل‌گذاری^{۱۷} 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].

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] جهت شناسایی گره‌های کپی است. ایده اصلی الگوریتم [19]، SHD، مبادله لیست همسایه‌ها میان گره‌های متحرک 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 رمزنگاری 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 پاسخی 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 $c \equiv \{c_1, c_2, \dots, c_r\}$ مجموعه احتمال‌های جرمیه می‌باشند. ورودی محیط یکی از r عمل انتخاب شده عامل یادگیر است. خروجی (پاسخ) محیط به هر عمل i توسط β_i مشخص می‌شود. اگر β_i یک پاسخ دودویی باشد، محیط مدل P نامیده می‌شود. در چنین محیطی $\beta_i(n) = 1$ به‌عنوان پاسخ نامطلوب یا شکست و $\beta_i(n) = 0$ به‌عنوان پاسخ مطلوب یا موفقیت در نظر گرفته می‌شوند. به این ترتیب عامل یادگیر را می‌توان با چهارتایی $LA \equiv \{\alpha, \beta, p, T\}$ نشان داد که $\alpha \equiv \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ مجموعه عمل‌های اتوماتا (r تعداد عمل‌های عامل یادگیر)، $\beta \equiv \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r\}$ مجموعه ورودی‌های عامل یادگیر، $p \equiv \{p_1, p_2, \dots, p_r\}$ 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 جرمیه):

الف- پاسخ مطلوب از محیط

$$\begin{aligned} p_i(k+1) &= p_i(k) + a[1 - p_i(k)] \\ p_j(k+1) &= (1-a)p_j(k) \quad \forall j, j \neq i \end{aligned} \quad (1)$$

در این صورت، عامل یادگیر، همین عمل α_i را برای تکرار $k+1$ انتخاب می‌کند. ب- پاسخ نامطلوب از محیط

$$\begin{aligned} p_i(k+1) &= (1-b)p_i(k) \\ p_j(k+1) &= \frac{b}{r-1} + (1-b)p_j(k) \quad \forall j, j \neq i \end{aligned} \quad (2)$$

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

۴- فرضیات سیستم و مدل حمله

شبکه حسگر حاوی دو مجموعه گره‌های حسگر معمولی (SN) و گره‌های نگهبان (WN) است که به‌طور تصادفی در یک محیط دوبعدی پراکنده می‌شوند. تعداد گره‌های حسگر معمولی، $\eta = |SN|$ و تعداد گره‌های نگهبان، $\varpi = |WN|$ است. تعداد گره‌های نگهبان خیلی کمتر از تعداد حسگرهای معمولی است ($\eta \ll \varpi$). تعداد کل گره‌های شبکه را با n نشان می‌دهیم که در الگوریتم پیشنهادی از $n = \varpi + \eta$ بدست می‌آید. گره‌های حسگر معمولی، SN ، مأموریت شبکه (نظیر جمع‌آوری اطلاعات، ارسال داده‌ها به سمت ایستگاه پایه و ...) را انجام می‌دهند و گره‌های نگهبان، WN ، وظیفه شناسایی گره‌های کپی را بر عهده دارند. هر گره یک شناسه یکتا دارد و از موقعیت مکانی خود آگاه نیست. برد رادیویی تمام گره‌ها یکسان است. تمام گره‌ها متحرک می‌باشند و در طول حیات شبکه مطابق مدل‌های تحرک، نظیر Random waypoint در محیط عملیاتی مورد نظر حرکت می‌کنند. گره‌های 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 برنامه ریزی مجدد کند. ولی فرض می‌شود که گره‌های نگهبان در برابر مداخله مقاوم بوده و در صورت ضبط توسط دشمن، قابل کدگذاری و برنامه‌ریزی مجدد نمی‌باشند [25][24]. هم‌چنین، با توجه به متحرک بودن گره‌های حسگر در محیط عملیاتی، گره‌ها می‌بایست به‌طور پریودیک (به عنوان مثال بعد از هر t واحد زمانی یا پس از این که به یک مکان جدید در شبکه می‌رسند) یک پیام "Hello"، درخواست مسیر، ارسال داده، زنده بودن^۱ و ... از خود منتشر کنند [26]. این عمل درواقع یکی از نیازمندی‌های شبکه‌های حسگر متحرک است تا هر گره بتواند در هر لحظه از زمان، همسایه‌های جاری خود را شناسایی کرده، در صورت نیاز با آن‌ها کلیدهای امنیتی برپا کند، با هم مخابره کنند و جدول مسیریابی خود را ایجاد کند. البته در این‌جا، گره‌های نگهبان از ارسال پریودیک این‌گونه پیام‌ها 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، بنابراین، شبکه ناامن 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 پیام "Hello"، درخواست مسیر، ارسال داده یا زنده بودن منتشر می‌کند. گره‌های کپی، می‌توانند هم‌چون گره‌های نرمال متحرک باشند و یا دشمن آنها را به‌طور ثابت در مکان‌های خاص مستقر نماید. هیچ یک از این دو حالت تأثیری بر الگوریتم پیشنهادی ندارد.

۵- الگوریتم پیشنهادی

ایده اصلی الگوریتم پیشنهادی، بکارگیری عامل‌های یادگیر و استفاده از پیام‌های "Hello" (و درخواست مسیر، ارسال داده یا ...) منتشر شده توسط گره‌ها جهت شناسایی گره‌های کپی در شبکه‌های حسگر متحرک 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

شناسایی می کنند. بر روی هر يك از این گره های نگهبان، يك عامل یادگیر سوار می شود. از دلایل موثر بودن مدل عامل یادگیر پیشنهادی می توان به هوشمندی، سبک وزن و غیر قطعی بودن اشاره کرد که مناسب شبکه های حسگر بی سیم است. الگوریتم پیشنهادی از ۳ فاز تشکیل تشکیل شده است. در فاز اول، عامل های یادگیر پیکربندی می شوند. در فاز دوم، هر گره نگهبان با نظارت بر ترافیک شبکه، عامل یادگیر خود را بر روزرسانی می کند. این فاز خود به η دوره زمانی کوچک تر با طول زمان t شکسته می شود. در هر دوره زمانی t ، گره ها یک مقصد تصادفی برای خود انتخاب نموده و پس از رسیدن به مقصد در آنجا برای مدت زمانی ساکن می مانند و شروع به ارسال پیام های "Hello"، داده ای، درخواست مسیر و... می کنند. پس از آنکه η دور عمل نظارت بر ترافیک شبکه، توسط گره های نگهبان صورت پذیرفت و فاز دوم خاتمه یافت، فاز سوم آغاز می شود که در آن، اقدام به شناسایی گره های کپی می شود. در ادامه به شرح جزئیات این ۳ فاز از الگوریتم پیشنهادی می پردازیم.

۱-۵- فاز اول (پیکربندی عامل های یادگیر)

قبل از گسترش گره ها در محیط عملیاتی، عامل های یادگیر بر روی گره های نگهبان بار می شوند و با فرض این که تعداد گره های حسگر معمولی η باشد، بردار عمل (A_vector) و بردار احتمالات (P_vector) عمل های عامل های یادگیر به صورت رابطه (۳) تنظیم می شوند:

$$\begin{aligned} A_vector &= [1, 2, \dots, \eta] \\ P_vector &= [\frac{1}{\eta}, \frac{1}{\eta}, \dots, \frac{1}{\eta}] \end{aligned} \quad (3)$$

درواقع، 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 می کند. عمل انتخاب شده α_i توسط عامل یادگیر موجود در گره نگهبان η در واقع گره ای است که η انتظار دارد در دوره بعدی نظارت بر ترافیک (در این جا، دوره اول از فاز دوم) آن را در همسایگی خود مشاهده کند. پس از انجام این مرحله، یعنی پیکربندی عامل های یادگیر موجود در گره های نگهبان، گره ها به طور تصادفی در محیط گسترش می یابند.

۲-۵- فاز دوم (نظارت بر ترافیک)

هر گره پس از ساکن شدن در یک مکان از شبکه، یک پیغام "Hello" منتشر می کند تا خود را به همسایه هایش معرفی نماید و در صورت نیاز اقدام به ارسال پیغام های درخواست مسیر، داده ای یا زنده بودن می کند. این سبب می شود هر گره نگهبان آگاه شود که چه گره هایی در حال حاضر (دوره فعلی از فاز دوم) همسایه آن هستند. پس از گذشت t واحد زمانی، یا به عبارت دیگر، پس از پایان دوره زمانی فعلی، عامل یادگیر هر گره نگهبان η پاسخی (مثبت یا منفی) از محیط دریافت می کند. اگر عمل (یا همان گره) انتخاب شده، یعنی α_i ، در همسایگی گره نگهبان η ظاهر شده باشد، این به منزله پاسخ مثبت از محیط است و چنانچه عمل α_i در همسایگی گره نگهبان η 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 می کند. 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 عمل های خود (A_vector)

به طور تصادفی برحسب بردار P_vector انتخاب می کند. این عملیات به طور همزمان توسط تمام گره های نگهبان انجام می گیرد. به این ترتیب، پس از گذشت یک بازه زمانی t ، دوره زمانی اول از اجرای فاز دوم الگوریتم پیشنهادی خاتمه می یابد. سپس گره ها یک مقصد تصادفی جدید برای خود انتخاب و شروع به حرکت به سوی مقصد می کنند. به این ترتیب، دور بعدی از فاز دوم آغاز می شود. همان طور که گفته شد، فاز دوم، به تعداد η دور اجرا می گردد. از آن جا که در حمله تکرار گره، دشمن یک گره (نظیر u) را ضبط و چندین کپی از آن را در شبکه منتشر می کند، لذا گره ی با شناسه u به تعداد دفعات بیشتری نسبت به گره های غیر کپی در همسایگی گره های نگهبان ظاهر می شود که این سبب می شود عامل های یادگیر احتمال عمل متناظر با این گره کپی را در بردار احتمالات (P_vector) افزایش دهند تا به مقدار 1 نزدیک شود.

۲-۵- فاز سوم (شناسایی گره های کپی)

پس از پایان اجرای فاز دوم الگوریتم پیشنهادی، هر گره نگهبان باید تصمیم بگیرد که آیا گره ی کپی ای شناسایی کرده است یا خیر. اگر هیچ گره کپی ای در شبکه وجود نداشته باشد، در این صورت با توجه به مدل تصافی حرکت گره ها، تعداد دفعات حضور همه گره ها در همسایگی هر گره نگهبان η تقریباً برابر خواهد بود که این سبب می شود مقدار احتمالات در بردار P_vector تقریباً باهم برابر باشند. ولی اگر دشمن یک گره u را ضبط نموده و چندین کپی از آن در شبکه تزریق کرده باشد، در این صورت، تعداد دفعات ظاهر شدن گره با شناسه u در همسایگی گره های نگهبان بیشتر از سایر گره ها خواهد بود. این سبب می شود مقدار احتمال عمل متناظر با گره u در بردار P_vector عامل یادگیر گره های نگهبان به مراتب بیشتر از مقدار احتمال عمل های متناظر با سایر گره ها باشد. بنابر این، هر گره نگهبان باید با توجه به بردار احتمالات عمل های (P_vector) عامل یادگیر خود اقدام به شناسایی گره های کپی کند. در اینجا یک روال ساده جهت شناسایی گره های کپی، بر اساس بردار P_vector پیشنهاد می شود. شبه 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 =  $\phi$ 
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) شبه کد روال شناسایی گره های کپی

در این روال، ابتدا میانگین (μ) بردار P_vector محاسبه می گردد. سپس، این بردار P_vector به صورت نزولی مرتب می شود. در آخر، با یک حلقه، بردار P_vector را پیمایش نموده و چنانچه اختلاف احتمال عمل i ام با احتمال عمل $i+1$ بیشتر از مقدار "دو برابر میانگین بردار P_vector " باشد، عمل متناظر با $P_vector[i]$ ، یعنی $A_vector[i]$ را به عنوان گره بدخواه کپی علامت می زند. ولی اگر شرط مورد نظر برای عنصر i ام برقرار نباشد، حلقه پیمایش شکسته شده و عناصر بزرگتر از i دیگر بررسی نمی شوند. چراکه عمل های متناظر با گره های کپی، میزان احتمال شان در بردار احتمالات خیلی بیشتر از احتمال دیگر عمل ها خواهد شد. از این رو، تفاضل مقدار احتمال عمل های متناظر با گره های کپی نسبت به عمل های متناظر با دیگر گره های غیر کپی خیلی بیشتر از دو برابر میانگین خواهد شد (بسته به تعداد دوره های فاز دوم و تعداد کپی ها).

۵-۴- 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 u) به تصادف به تعداد دفعات زیادی در همسایگی یک گره نگهبان خاص (نظیر W) ظاهر شوند که این سبب می‌شود احتمال متناظر با عمل u در P_vector گره نگهبان W افزایش یابد (به سمت ۱ نزدیک شود). در نتیجه، در فاز سوم الگوریتم پیشنهادی، گره u به اشتباه توسط گره نگهبان W به عنوان گره کپی تشخیص داده می‌شود.

۶- ارزیابی کارایی و نتایج شبیه‌سازی

سربار حافظه: از آن‌جا که الگوریتم پیشنهادی فقط بر روی گره‌های نگهبان سوار است، لذا هیچ سربار حافظه‌ای بر گره‌های حسگر معمولی تحمیل نمی‌کند. ولی گره‌های نگهبان به یک فضای $O(\eta)$ جهت ذخیره لیست عمل‌های عامل یادگیر (یعنی A_vector) و یک فضای $O(\eta)$ جهت ذخیره بردار احتمال عمل‌های عامل یادگیر (یعنی P_vector) نیاز دارند. بنابر این، سربار حافظه مربوط به هر گره نگهبان از مرتبه $O(\eta)$ است درحالی که هیچ سربار حافظه‌ای به گره‌های حسگر معمولی تحمیل نمی‌شود. در جدول (۱) سربار حافظه الگوریتم پیشنهادی با دیگر الگوریتم‌ها موجود مقایسه شده است. همان‌طور که در جدول (۱) مشخص است، الگوریتم پیشنهادی از نظر سربار حافظه برتر از سایر الگوریتم‌ها می‌باشد. چراکه سربار حافظه الگوریتم پیشنهادی، به ازای η گره حسگر معمولی برابر صفر و به ازای ϖ گره نگهبان از مرتبه $O(\eta)$ است که باید توجه شود تعداد حسگرهای معمولی خیلی بیشتر از تعداد گره‌های نگهبان است.

جدول (۱) مقایسه سربار الگوریتم پیشنهادی با دیگر الگوریتم‌ها

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

n : تعداد گره‌ها در شبکه.
 W : تعداد گره‌های شاهده‌ای که ادعای مکانی از L را ذخیره می‌کنند.
 S : تعداد گره‌های حسگر در یک سلول از شبکه.
 $E[X]$: تعداد حرکت‌های مورد انتظار که یک گره s_i نیاز دارد تا دو نسخه متفاوت از گره‌های کپی را ملاقات کند.
 ξ : زیرمجموعه‌ای از گره‌های شبکه ($n < \xi$).
 η : 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.

سربار ارتباطات: با توجه به محدودیت‌های انرژی گره‌های حسگر، میزان انرژی مصرفی الگوریتم‌های ارائه شده برای شبکه‌های حسگر یک موضوع مهم است. عملیات ارسال، دریافت و پردازش بسته از مجموعه اعمال مهمی هستند که انرژی مصرف می‌کنند. از آن‌جا که عمل ارسال بسته‌ها نسبت به عملیات پردازش و دریافت بسته‌ها انرژی خیلی بیشتری مصرف می‌کند، لذا محاسبه تعداد بسته‌های ارسالی که به دلیل استفاده از یک الگوریتم خاص به شبکه تحمیل می‌شود (یا همان سربار ارتباطات)، یک معیار مهم جهت ارزیابی کارایی الگوریتم‌های مطرح برای شبکه‌های حسگر است. از آن‌جا که الگوریتم پیشنهادی، فقط از پیغام‌های "Hello"، درخواست مسیر و ... جهت اجرای الگوریتم بهره می‌گیرد و با توجه به اینکه ارسال این دست پیغام‌ها جزء نیازمندی‌های شبکه‌های حسگر متحرک است، لذا هیچ‌گونه سربار ارتباطاتی به گره‌های حسگر معمولی تحمیل نمی‌شود. هم‌چنین گره‌های نگهبان در طی دوره‌های 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.

۶-۲- نتایج شبیه‌سازی‌ها

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

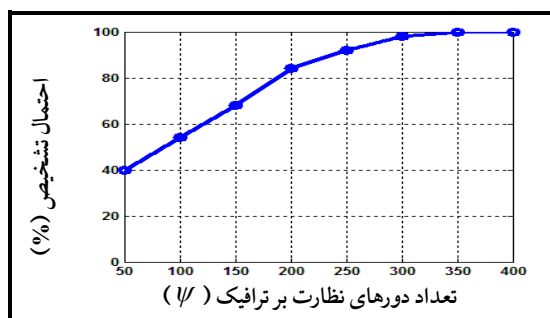
- **احتمال تشخیص:** تعیین می‌کند الگوریتم پیشنهادی با چه احتمالی موفق به شناسایی گره‌های می‌شود.

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

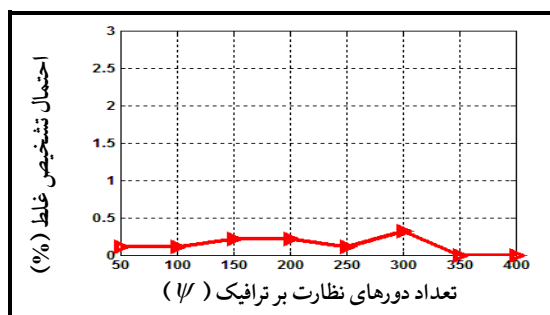
در اجرای شبیه‌سازی‌ها، فرض می‌شود شبکه حاوی n گره حسگر است که به‌طور تصادفی در یک ناحیه دویبعدی 100×100 متر مربع پراکنده شده‌اند. دشمن M گره قانونی را ضبط نموده و از هر یک از آنها، R گره کپی ایجاد می‌کند. به عبارت دیگر، محیط عملیاتی حاوی $R \times M$ گره بدخواه می‌باشد. هم‌چنین، تعداد گره‌های نگهبان ϖ در نظر گرفته شده است. پارامترهای پاداش و جریمه عامل‌های یادگیر با مقادیر $a = 0.01$, $b = 0.001$ تنظیم شده است. برد رادیویی تمام گره‌ها نیز ۲۰ متر در نظر گرفته شده است. به منظور اطمینان از اعتبار نتایج، هر شبیه‌سازی ۱۰۰ بار تکرار شده و نتیجه نهایی از میانگین نتایج این ۱۰۰ تکرار بدست آمده است.

آزمایش ۱: در این آزمایش پارامترهای $n=100$, $M=5$, $R=10$, $\varpi=10$ تنظیم شده و احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط گره‌های کپی در الگوریتم پیشنهادی، به ازای $\psi = 50, \dots, 400$ ، 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 $\psi = 200$ برابر ۸۴٪، به ازای $\psi = 300$ برابر ۹۸٪ و به ازای $\psi \geq 350$ برابر ۱۰۰٪ است. هم‌چنین، نتایج این آزمایش در شکل (۴) نشان می‌دهد، احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی به ازای $\psi < 350$

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 کنند. نتیجه این آزمایش نیز نشان داد الگوریتم پیشنهادی به ازای R های بزرگتر، سریع تر گره های کپی را شناسایی می کند. چراکه، اگر تعداد کپی های زیادی از یک گره خاص، نظیر u ، در شبکه موجود باشد، گره های نگهبان تعداد دفعات بیشتری این گره u را ملاقات می کنند و در نتیجه احتمال متناظر با عمل این گره u در عامل های یادگیر سریع تر افزایش می یابد و به سمت 1 میل می کند. هم چنین، نتایج این آزمایش نشان داد، تغییر در پارامتر R ، تأثیر چندانی بر معیار احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی ندارد و نرخ این معیار تقریباً بین 0.3% تا 0.4% می باشد.



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



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

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

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

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

	$n=100$	$n=200$	$n=300$
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، w ، 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 $w=2, \dots, 10$ ارزیابی نموده ایم. شکل های (۵) و (۶) نتایج این آزمایش را به

کمتر از 0.5% و به ازای $\psi \geq 350$ برابر 0% است. دلیل این نتایج واضح است. هرچه تعداد دوره های نظارت بر ترافیک (یعنی تعداد دوره های 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 متناظر با این گره های کپی به سمت 1 و احتمال سایر عمل ها (گره های غیرکپی) به سمت 0 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 ψ سبب می شود احتمال تشخیص به سمت 100% و احتمال تشخیص غلط به سمت 0% میل کند.

آزمایش ۲: هدف این آزمایش، ارزیابی تأثیر تعداد گره ها، n ، بر کارایی الگوریتم پیشنهادی است. در این آزمایش پارامترهای $w=10$ ، $M=5$ ، $R=10$ ، $\psi=350$ تنظیم شده و احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط گره های کپی در الگوریتم پیشنهادی، به ازای $n=100, 200, 300$ ، ارزیابی گردیده و نتایج حاصل در جدول (۲) 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 عامل های یادگیر نیز افزایش می یابد. از طرفی، هرچه تعداد عمل های عامل یادگیر افزایش یابد، سرعت همگرایی عامل یادگیر کندتر می شود. به عنوان مثال، زمانی که 100 گره در شبکه وجود داشته باشد احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی به ترتیب 100% و 0% می شود. ولی زمانی که 300 گره در شبکه وجود داشته باشد احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی به ترتیب 92% و 1.4% است. البته اگر تعداد دوره های فاز دوم، یعنی ψ را افزایش دهیم ($\psi > 350$)، احتمال تشخیص گره های کپی بیشتر از 92% می شود و به سمت 100% میل می کند و احتمال تشخیص غلط کمتر از 1.4% و به سمت 0% 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 کپی های منتشر شده از هر گره، یعنی R ، بر کارایی الگوریتم پیشنهادی است. در این آزمایش پارامترهای $w=10$ ، $M=5$ ، $n=100$ ، $\psi=300$ تنظیم شده و احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط الگوریتم پیشنهادی، به ازای $R=5, 10, 15$ ، ارزیابی گردیده 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:

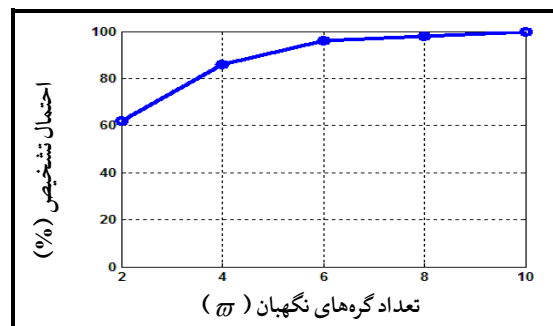
دشمن به دو صورت می تواند با راه اندازی حمله گره های کپی، عملکرد شبکه را مختل کند. شیوه اول این است که دشمن تعداد زیادی گره قانونی درون شبکه را ضبط کرده و از روی هر کدام فقط تعداد اندکی (به عنوان مثال ۲ یا ۳ کپی) گره کپی ایجاد و در شبکه منتشر کند. در این حالت، الگوریتم های امنیتی به سختی و حتی ممکن است 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، کدگذاری، برنامه ریزی مجدد و کنترل کند. شیوه دوم این است که دشمن تعداد گره های اندکی را ضبط کند ولی تعداد کپی های زیادی (به عنوان مثال ۱۰ کپی) از

- [3] Parno B., Perrig A., and Gligor V. D., "Distributed Detection of Node Replication 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., "Efficient Distributed 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 Resilient Replication Attack Detection Protocol in Wireless 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 Resilient Against Node Replication Attacks" In: Proc. of the IEEE Conference on Sensor, Mesh and Ad Hoc Communications and Networks (SECON), 2008.
- [13] Ho J.-W., Wright M., and Das S., "Fast detection of replica node attacks 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 Distributed Detection 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 Technology 26(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. and 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 Varakulsiripunth 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.

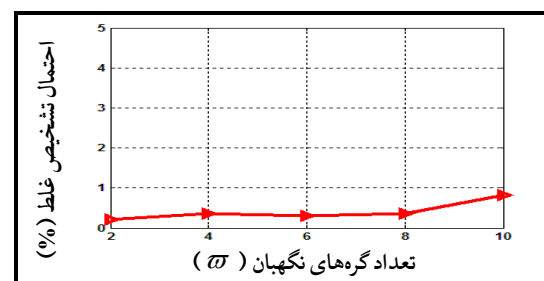
زیر نویس ها

- ¹ node replication attack
- ² Replica node
- ³ keying materials
- ⁴ Observer Nodes
- ⁵ P-Model
- ⁶ Sensor Nodes
- ⁷ Watchdog Nodes
- ⁸ Keep alive message

ترتیب در قالب احتمال تشخیص و احتمال تشخیص غلط نشان می دهند. نتایج این آزمایش نشان می دهد با افزایش تعداد گره های نگهبان در شبکه، احتمال تشخیص گره های کپی نیز افزایش می یابد. دلیل این نتیجه این است که با افزایش تعداد گره های نگهبان در شبکه، نواحی بیشتری از شبکه تحت پوشش نظارت این گره های نگهبان قرار می گیرد. از این رو، احتمال شناسایی تمامی گره های بدخواه در شبکه افزایش می یابد. از طرف دیگر، همان طور که در بخش ۵-۴ اشاره شد، این احتمال وجود دارد برخی گره های نرمال (نظیر u) به تصادف به تعداد دفعات زیادی در همسایگی یک گره نگهبان خاص (نظیر W) ظاهر شود که این سبب می شود احتمال متناظر با عمل گره u در P_vector گره نگهبان W افزایش یابد (به سمت ۱ نزدیک شود). در نتیجه، در فاز سوم الگوریتم پیشنهادی، گره u به اشتباه توسط گره نگهبان W به عنوان گره کپی تشخیص داده می شود. افزایش تعداد گره های نگهبان در شبکه، سبب افزایش حالت منجر به تشخیص غلط می شود. زیرا احتمال اینکه یک گره غیر کپی به تصادف و به دفعات زیادی در همسایگی یک گره نگهبان ظاهر شود، افزایش می یابد.



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



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

۷- نتیجه گیری

در این مقاله، یک الگوریتم جدید، هوشمند و سبک وزن به کمک عامل های یادگیر جهت شناسایی گره های کپی در شبکه های حسگر متحرک ارائه گردید. الگوریتم پیشنهادی توسط شبیه ساز JSIM پیاده سازی گردید و نتایج آزمایش ها نشان داد، الگوریتم پیشنهادی کارایی مطلوبی در شناسایی گره های کپی دارد. مشکل الگوریتم پیشنهادی، سرعت کم در همگرایی عامل های یادگیر است (به خصوص هنگام زیاد شدن تعداد گره ها در شبکه). به کارگیری عامل های یادگیر سلولی می تواند یک راه کار موثر جهت برطرف نمودن این مشکل باشد که در کار بعدی خود به آن می پردازیم.

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.