# بهینه سازی خوشه بندی و مسیریابی در شبکه های حسگر بی سیم با مدلهای ABC-ACO و EECHS-ISSADE (IMD-EACBR

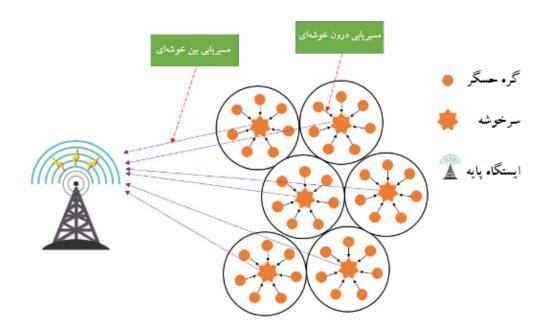
فائزه قیاسی ، رانیا کارگر و ملیکا ملکی دانشجویان کارشناسی دانشگاه صنعتی اصفهان مهندسی کامپیوتر

## چکیده

شبکههای حسگر بی سیم و اینترنت اشیا به دلیل کاربردهای گسترده در زمینههایی مانند نظارت محیطی، حمل و نقل هوشمند و مراقبتهای بهداشتی، اهمیت زیادی پیدا کرده اند. یکی از چالشهای اصلی این شبکهها، محدودیت انرژی گرههای حسگر است که بر طول عمر شبکه تأثیر می گذارد. برای حل این مشکل، استفاده از تکنیکهای مسیریابی مبتنی بر خوشه بندی همراه با الگوریتم های فراابتکاری برای انتخاب سرخوشهها و طراحی مسیرهای بهینه داده ها پیشنهاد شده است. در این مقاله، سه مدل به منظور بهینه سازی مصرف انرژی و بهبود عملکرد شبکه ارائه می شوند. مدل IMD-EACBR که از الگوریتم ارشمیدس بهبودیافته برای انتخاب سرخوشهها و از الگوریتم بهینه سازی مبتنی بر آموزش و یاد گیری اصلاح شده برای مسیریابی چند پرشی استفاده می کند، مدل -EECHS که ترکیبی از الگوریتم های جست و جوی گنجشک و تکامل تفاضلی را برای خوشه بندی و مسیریابی پیشنهاد می دهد و مدل مدل الگوریتم زنبور عسل مصنوعی و کلونی مورچه ها برای کاهش تأخیر و توازن مصرف انرژی بهره می برد. مقایسه با روشهای قبلی، طول عمر شبکه را افزایش داده، مصرف انرژی را کاهش می دهند و نرخ انتقال داده ها را بهبود می بخشند.

#### ۱ مقدمه

در سالهای اخیر، اینترنت اشیا و شبکههای حسگر بی سیم به عنوان دو فناوری نوین و کلیدی، نقش مهمی در زمینههای مختلفی از جمله نظارت بر محیط، مراقبتهای بهداشتی هوشمند، حمل و نقل هوشمند و اتوماسیون صنعتی ایفا کردهاند [۱، ۲، ۳]. در این شبکهها، گرههای حسگر بهصورت گسترده در مناطق جغرافیایی پراکنده می شوند. این گرهها اطلاعات محیطی را جمع آوری کرده و به ایستگاه پایه به ارسال می کنند که در شکل ۱ نمونهای از آن را مشاهده می کنید. یکی از چالشهای اصلی این شبکهها، محدودیت انرژی گرههای حسگر است، زیرا این گرهها معمولاً وابسته به باتری های محدود هستند. مصرف سریع انرژی در گرهها می تواند باعث کاهش طول عمر شبکه و اختلال در انتقال داده ها شود. به همین دلیل، بهینه سازی مصرف انرژی و طراحی راهکارهایی برای افزایش طول عمر شبکه از مهم ترین اولویتها در این حوزه به شمار می روند.



شكل ١: يك شبكه حسگر بيسيم خوشهاي

یکی از راهکارهای مؤثر برای مقابله با محدودیتهای انرژی در شبکههای حسگر بی سیم، استفاده از تکنیکهای مسیریابی مبتنی بر خوشه بندی است. در این روش، شبکه به چندین خوشه تقسیم می شود و برای هر خوشه یک سرخوشه ها و تعیین می گردد. سرخوشهها مسئول جمع آوری دادهها از گرههای عضو خوشه و انتقال آنها به ایستگاه پایه هستند. انتخاب بهینه سرخوشهها و مسیریابی دادهها به منظور کاهش مصرف انرژی، افزایش طول عمر شبکه و بهبود کارایی، به ویژه در شبکههای بزرگ و پیچیده، اهمیت زیادی دارد. برای انتخاب بهینه سرخوشهها، الگوریتمهای فراابتکاری متعددی ارائه شده اند. این الگوریتمها با استفاده از روشهای بهینه سازی پیشرفته و تحلیل پارامترهای مرتبط، نقش مهمی در کاهش مصرف انرژی و افزایش طول عمر شبکه ایفا می کنند. برخی از الگوریتمهای مؤثر در این زمینه عبارتند از:

● الگوريتم بهينهسازي ارشميدس بهبوديافته <sup>٩</sup>: الگوريتم ارشميدوس بهبوديافته با بهره گيري از يک تابع تناسب ١٠ که پارامترهايي

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Internet Of Things

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>Wireless Sensor Networks

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup>Sensor Nodes

<sup>&</sup>lt;sup>4</sup>Base Station

<sup>&</sup>lt;sup>5</sup>Network Lifetime

<sup>&</sup>lt;sup>6</sup>Cluster Head

<sup>&</sup>lt;sup>7</sup>Data Routing

<sup>&</sup>lt;sup>8</sup>Metaheuristic Algorithms

<sup>&</sup>lt;sup>9</sup>Improved Archimedes Optimization Algorithm

<sup>&</sup>lt;sup>10</sup>Fitness Function

- نظیر فاصله، بهرهوری انرژی و درجه گره را در نظر می گیرد، سرخوشههای بهینه را انتخاب می کند.
- الگوریتم جست و جوی گنجشک ۱۱: این الگوریتم از رفتار اجتماعی گنجشکها در یافتن منابع غذایی الهام گرفته و با تحلیل انرژی باقیمانده گرهها و فاصله آنها از ایستگاه پایه، سرخوشههای بهینه را تعیین می کند.
- الگوریتم تکامل تفاضلی ۱۲: الگوریتم تکامل تفاضلی با بهره گیری از روشهای بهینهسازی با پیچیدگی کم و پایدار، فرآیند انتخاب سرخوشهها را تسهیل می کند.
- الگوریتم زنبورعسل بهبودیافته ۱۳: الگوریتم زنبور عسل بهبود یافته با الهام از رفتار زنبورها در یافتن منابع غذایی، گرههایی با بیشترین بهرهوری انرژی و مناسب ترین موقعیت مکانی را به عنوان سرخوشه انتخاب می کند.

علاوه بر انتخاب سرخوشهها، طراحی الگوریتمهای بهینه برای مسیریابی دادهها از دیگر چالشهای اساسی در شبکههای حسگر بی سیم است. این الگوریتمها با هدف کاهش مصرف انرژی، بهبود تأخیر در انتقال دادهها و افزایش کارایی طراحی می شوند. برخی از الگوریتمهای برجسته در این زمینه شامل موارد زیر است:

- الگوریتم مسیریابی چندپرشی مبتنی بر بهینه سازی آموزش و یادگیری اصلاح شدهی ترکیبی ۱۴: الگوریتم مسیریابی چندپرسی از روشهای بهینه سازی مبتنی بر آموزش و یادگیری برای یافتن مسیرهای بهینه بین گرهها استفاده می کند.
- الگوریتم کلونی مورچه بهبودیافته ۱۵: الگوریتم کلونی مورچه بهبودیافته با ایجاد مسیرهای چندپرشی بهینه از سرخوشهها به ایستگاه پایه، به کاهش مصرف انرژی کمک می کند.

در این مقاله، سه مدل پیشنهادی برای بهینهسازی خوشهبندی و مسیریابی در شبکههای حسگر بیسیم ارائه میدهیم. هر مدل با استفاده از الگوریتمهای بهینهسازی متنوع، سرخوشههای بهینه را انتخاب کرده و مسیرهای بهینه برای انتقال دادهها را طراحی میکند.

- مدل IMD-EACBR [۴]: مدل IMD-EACBR از الگوریتم ارشمیدس بهبودیافته برای انتخاب سرخوشهها و از الگوریتم بهینهسازی مبتنیبر آموزش و یادگیری اصلاح شده برای مسیریابی داده ها استفاده می کند. هدف این مدل کاهش تأخیر، متوازن سازی مصرف انرژی و بهبود کارایی شبکه است.
- مدل EECHS-ISSADE [۵]: مدل EECHS-ISSADE از الگوریتمهای جستوجوی گنجشک و تکامل تفاضلی برای انتخاب سرخوشهها و مسیریابی استفاده می کند. هدف اصلی این مدل کاهش مصرف انرژی و افزایش طول عمر شبکه از طریق انتخاب بهینه سرخوشهها است.
- مدل ترکیبی ABC-ACO [۶]: مدل ABC-ACO از الگوریتم زنبورعسل بهبودیافته برای انتخاب سرخوشهها و از الگوریتم کلونی مورچهها برای مسیریابی بهینه دادهها استفاده می کند. مکانیزم کنترل درونخوشهای نیز برای کاهش مصرف انرژی در گرههای غیرفعال به این مدل اضافه شده است.

این مقاله تلاش دارد تا با طراحی و بررسی مدلهای پیشنهادی، گامهای مؤثری در راستای کاهش مصرف انرژی، افزایش طول عمر شبکه و بهبود عملکرد اینترنت اشیا و شبکههای حسگر بی سیم بردارد.

<sup>&</sup>lt;sup>11</sup>Sparrow Search Algorithm

<sup>&</sup>lt;sup>12</sup>Differential Evolution

<sup>&</sup>lt;sup>13</sup>Improved Artificial Bee Colony

<sup>&</sup>lt;sup>14</sup>Teaching-learning-Based Optimization for Multi-Hop Routing

<sup>&</sup>lt;sup>15</sup>Improved Ant Colony Optimization

#### ۲ کارهای مرتبط

### • رویکردهای ترکیبی و الگوریتمهای بهینهسازی

مطالعات اخیر به بررسی تکنیکهای پیشرفته ای برای مسیریابی و خوشه بندی بهینه در شبکههای حسگر بی سیم (WSNs) پرداخته اند که هدف آنها افزایش طول عمر شبکه و بهبود عملکرد است. کویتا و همکاران یک رویکرد ترکیبی با نام -SAGA از امعرفی کردند که شامل الگوریتم های بازپخت شبیه سازی شده و ژنتیک برای مسیریابی مبتنی بر خوشه است. این روش در MATLAB پیاده سازی شده و نتایج آن با الگوریتم ژنتیک معاصر مقایسه شده است. سبولاکشمی و همکاران نیز پروتکلی مبتنی بر الگوریتم بهینه سازی از ژی ارائه کردند[۷] که انتخاب سرخوشهها را بر اساس معیارهای تناسب انجام می دهد. همچنین، گوودا و همکاران یک روش ترکیبی مبتنی بر شبکه عصبی ۱۷ را پیشنهاد دادند که در آن حسگرها با استفاده از خوشه بندی تغییر میانگین خوشه بندی شده و سرخوشه ها با الگوریتم جستجوی عقاب طاس ۱۸ انتخاب می شوند. در ادامه، وایاپوری خوشه بنام (BWO) خوشه به نام (CBR-ICWSN) برای مسیریابی خوشه و الگوریتم مصنوعی زنبور عسل مخالف (OABC) برای تعیین مسیر استفاده می کند. شفیق و همکاران نیز پروتکل مسیریابی خوشه و الگوریتم مصنوعی زنبور عسل مخالف (OABC) برای تعیین مسیریابی فاصله و مصرف انرژی است. ژنگ و پروتکل مسیریابی خوشه دادند که بر پایداری خوشه ها تمرکز دارد، در حالی که آوان و همکاران یک استراتژی مبتنی بر بهینه سازی گرگ خاکستری را برای صنعت دام طراحی کردند. پاندی و همکاران نیز یک استراتژی مسیریابی چندگامی مبتنی بر بهینه سازی گرگ خاکستری را برای صنعت دام طراحی کردند. پاندی و همکاران نیز یک استراتژی مسیریابی چندگامی مبتنی بر بادگیری تقویتی پیشنهاد دادند که مشکلات تأخیر داده و ناکار آمدی پهنای باند را حل می کند.

#### • پروتکلهای خوشهبندی

روشهای مختلفی برای بهبود عملکرد شبکههای حسگر بی سیم پیشنهاد شدهاند. پروتکل LEACH، یکی از نخستین الگوریتمهای خوشهبندی، از انتخاب تصادفی سرخوشهها استفاده می کند، اما این روش ممکن است منجر به افزایش مصرف انرژی در برخی گرهها شود. الگوریتمهای متاهیوریستیک مانند PSO و ABC نیز برای بهینه سازی انتخاب سرخوشه ها معرفی شدهاند، اما مشکلاتی نظیر همگرایی زودرس و هزینه های محاسباتی بالا همچنان وجود دارد.

پروتکل LEACH-Cبهبود یافته، فرآیند خوشهبندی را براساس مکان و انرژی گرهها انجام میدهد، اما مکانیزم مسیریابی تک پرشی باعث مصرف سریع انرژی در گرههای دور از ایستگاه پایه می شود. پروتکل GWO از قدرت محاسباتی ایستگاه پایه برای محاسبه دقیق انرژی مصرفی شبکه استفاده کرده و از مسیریابی دوپرشی بهره می برد، اما محدودیت هایی در پیدا کردن گره واسط مناسب دارد.

ً پروتکل FIGWOنیز با بهبود موقعیت شکار در GWOطراحی شده است، اما فاقد مکانیزم مسیریابی موثر است. سایر پروتکل ها مانند PSO و PSO نیز تلاش دارند تا عمر شبکه را افزایش دهند، اما تعادل بار بین سرخوشهها را نادیده می گیرند.

با توجه به چالشهای موجود در مسیریابی و خوشه بندی در شبکه های حسگر بی سیم، ما قصد داریم یک مکانیسم جدید مسیریابی داده ارا افزایش داده ارا افزایش داده ارا افزایش استفاده از شبیه سازی و استقرار گرههای واقعی در یک بستر آزمایشی WSN انجام خواهد شد. همچنین، خواهد داد. آزمایشی و استفاده از شبیه سازی و استقرار گرههای واقعی در یک بستر آزمایشی و انجام خواهد شد. همچنین، برای جلوگیری از رفتار خودخواهانه گرههای حسگر، یک ابزار پیامد مبتنی بر نظریه بازی طراحی خواهد شد که گرهها را به پذیرش روشهای مشارکتی ترغیب می کند. پیش بینی می شود این روش بتواند مصرف انرژی شبکه را کاهش داده و میزان انتقال داده ها را افزایش دهد که منجر به بهبود طول عمر شبکه خواهد شد.

### ۳ مدل پیشنهادی

مدل EECHS-ISSADE بر اساس رفتارهای طبیعی گنجشکها طراحی شده است. گنجشکها از استراتژیهای جستجوی غذا و اجتناب از شکار برای یافتن منابع استفاده می کنند. در این مدل، SSA به عنوان یک ابزار جستجوی سریع عمل می کند و DE به منظور جلوگیری از گرفتار شدن در بهینههای محلی و تقویت قابلیت جستجوی جهانی به کار می رود. تابع برازندگی این مدل شامل پارامترهایی نظیر انرژی باقیمانده، فاصله درون خوشهای و فاصله سرخوشه تا ایستگاه پایه است. این پارامترها به طور پویا برای هر گره محاسبه شده و بهینه ترین سرخوشه ها انتخاب می شوند. SSA برای شبیه سازی رفتارهای اسپارو و DE برای بهبود فرایند جستجو و جلوگیری از همگرایی زودهنگام ترکیب شده اند. این مدل به طور خاص تضمین می کند که گرههایی با انرژی پایین به عنوان CH

<sup>&</sup>lt;sup>16</sup>Sailfish Optimizer (SFO)

<sup>&</sup>lt;sup>17</sup>Neural Network (NN)

<sup>&</sup>lt;sup>18</sup>Bald eagle search

انتخاب نشوند، در حالی که گرههایی با انرژی بالا به طور عادلانه بار مسئولیت را تحمل می کنند. پروتکل پیشنهادی شامل دو بخش اصلی است:

۱.خوشه بندی: در این مرحله، گرههای حسگر به خوشههایی تقسیم شده و یک گره به عنوان سرخوشه انتخاب می شود. انتخاب سرخوشه بنا استفاده از الگوریتم IABC انجام می شود که معیارهایی نظیر انرژی باقی مانده، تراکم گرهها و فاصله را در نظر می گیرد. ۲. مسیریابی: پس از تشکیل خوشه ها، داده های حسگرها به سرخوشه ها منتقل شده و سپس از طریق مسیرهای چندگامی ۱۹ به ایستگاه پایه ارسال می شوند. این مسیرها با استفاده از الگوریتم بهبود یافته ACO تعیین می شوند تا مصرف انرژی بهینه شود.

# ۴ مطالعه شبیه سازی

برای ارزیابی عملکرد مدل EECHS-ISSADE، شبیه سازی هایی در MATLAB انجام شد. شبکه ای به ابعاد ۲۰۰× ۲۰۰ متر با ۱۰۰ گره حسگری همگن طراحی شد. این گره ها به طور تصادفی در شبکه توزیع شدند و ایستگاه پایه در مرکز شبکه قرار گرفت. مدل پیشنهادی با الگوریتم های TABU-PSO، LEACH و EECHS-ABC مقایسه شد. پارامتر هایی مانند تعداد گرههای زنده، انرژی باقی مانند تعداد که EECHS-ISSADE در حفظ تعیاده نشان داد که EECHS-ISSADE در حفظ تعداد بیشتری از گرههای زنده برای دوره های طولانی تر موفق عمل کرده است. همچنین، مصرف انرژی در این مدل به طور قابل ملاحظه ای کاهش یافت و نرخ انتقال داده به ایستگاه پایه افزایش پیدا کرد.

<sup>&</sup>lt;sup>19</sup>Multi-Hop Paths

- [1] Sharma, Deepak, and Amol P. Bhondekar. "Traffic and energy aware routing for heterogeneous wireless sensor networks." *IEEE Communications Letters* 22.8 (2018): 1608-1611.
- [Y] Farsi, Mohammed, et al. "A congestion-aware clustering and routing (CCR) protocol for mitigating congestion in WSN." *IEEE Access* 7 (2019): 105402-105419.
- [\mathbf{r}] Satpathy, Sambit, et al. "Design a FPGA, fuzzy based, insolent method for prediction of multi-diseases in rural area." *Journal of Intelligent & Fuzzy Systems* 37.5 (2019): 7039-7046.
- [\*] Kathiroli, Panimalar, and Kanmani Selvadurai. "Energy efficient cluster head selection using improved Sparrow Search Algorithm in Wireless Sensor Networks." Journal of King Saud University-Computer and Information Sciences 34.10 (2022): 8564-8575.
- [ $\delta$ ] Lakshmanna, Kuruva, et al. "Improved metaheuristic-driven energy-aware cluster-based routing scheme for IoT-assisted wireless sensor networks." *Sustainability* 14.13 (2022): 7712.
- [9] Wang, Zongshan, et al. "An energy efficient routing protocol based on improved artificial bee colony algorithm for wireless sensor networks." *IEEE Access* 8 (2020): 133577-133596.
- [V] Mohan, Prakash, et al. "Improved metaheuristics-based clustering with multihop routing protocol for underwater wireless sensor networks." *Sensors* 22.4 (2022): 1618.