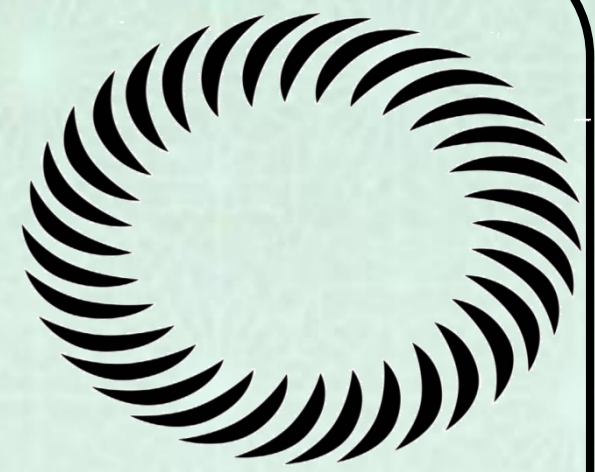




نمایشگاه هفته پژوهش و فناوری  
دانشگاه صنعتی همدان  
آذر.....1402....

# جستجوی خودکار معماری شبکه‌های عصبی عمیق به منظور تقسیم‌بندی تصاویر پزشکی اولتراسوند



هفته ملی پژوهش و فناوری

شیمیا منصوب ریحانیان، سمیرا عباسی، مه لقا افراسیابی

گروه مهندسی پزشکی، دانشگاه صنعتی همدان

Sh.m.reyhanian@chmail.ir

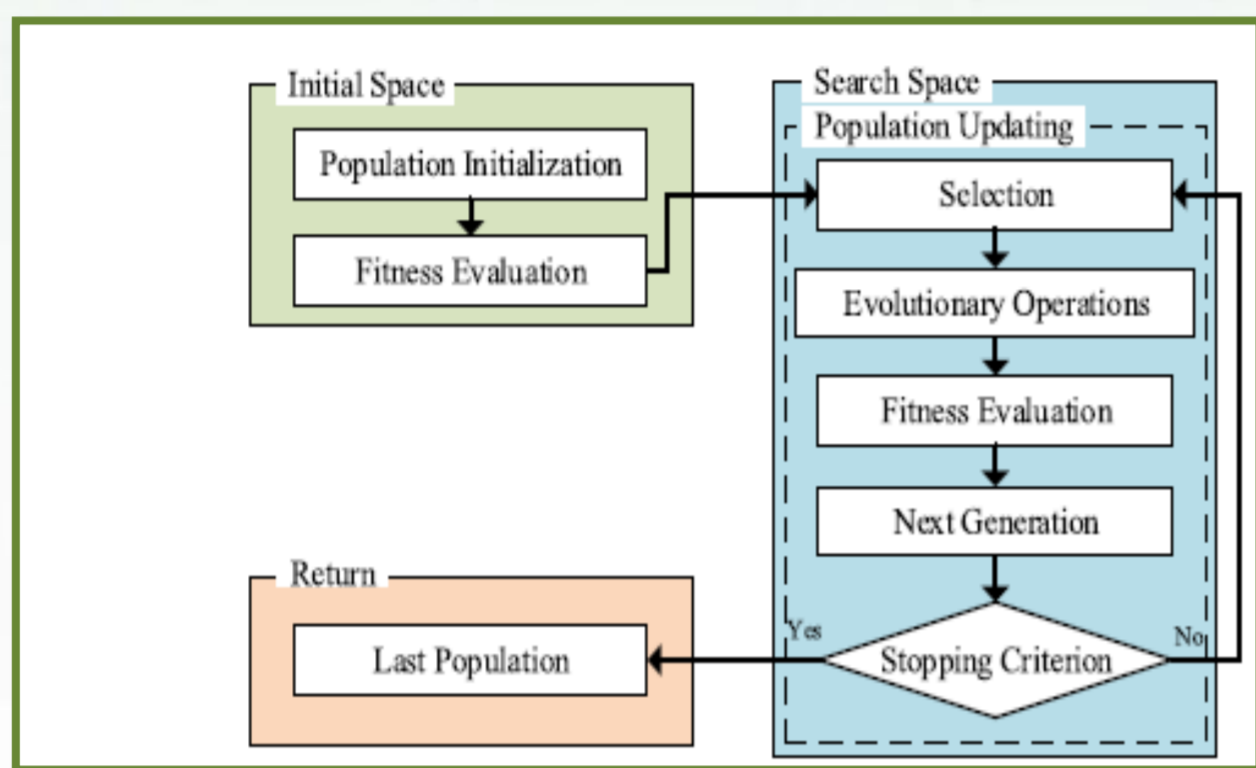
## چکیده

به منظور غلبه بر کاستی‌های تشخیص توده‌های سینه از تصاویر اولتراسوند و کاهش وابستگی به تجربه پزشک در دقت تشخیص، و همچنین به منظور بافتن معماری عصبی عمیقی که بتواند در تقسیم‌بندی توده‌های سینه عملکرد بهتری نسبت به معماری‌های عصبی یافت شده تاکنون داشته باشد، با عملکرد قوی جستجوی معماری عصبی (NAS) برای تقسیم‌بندی تصاویر پزشکی توانستیم در زمان کم در یک فضای جستجویی که تعیین کردیم با الگوریتم جستجو مناسب معماری را پیدا کنیم که عملکرد بهتری نسبت به معماری‌های طراحی شده دستی داشته باشد. با معماری یافته شده توانستیم دقت تشخیص را با کاهش خطا، افزایش دهیم.

واژه‌های کلیدی: جستجوی معماری عصبی، تخمین عملکرد، فضای جستجو، الگوریتم جستجو، تقسیم‌بندی تصاویر پزشکی اولتراسوند

## مقدمه

جستجوی معماری‌های عصبی عمیق (NAS) در بسیاری از کاربردها به موفقیت زیادی دست یافته‌اند. معماری فرآپارامترها نقش مهمی در عملکرد آنها ایفا می‌کنند، که معمولاً به صورت دستی با تخصص فردی طراحی می‌شوند. با این حال، چنین فرآیند طراحی به دلیل روند آزمون و خطا کار پیچیده و زمان‌بری است و همچنین به دلیل تخصص نادر در عمل به راحتی قابل تحقق نیست. جستجوی معماری عصبی (NAS) نوعی فناوری است که می‌تواند معماری‌ها را به صورت خودکار طراحی کند تا مشکلات فوق را رفع کند. در میان روش‌های مختلف برای تحقق NAS، روش‌های محاسبات تکاملی (EC) اخیراً مورد توجه و موفقیت زیادی قرار گرفته‌اند.



شکل ۱. الگوریتم جستجوی معماری عصبی با روش ژنتیک

## راهبردهای پیشنهادی

بهبود عملکرد یک شبکه عصبی کانولوشن به فرآپارامترهای آن بستگی دارد. با این حال، یافتن یک پیکربندی با فرآپارامترهای مناسب دشوار، چالش برانگیز و از نظر محاسباتی پرهزینه می‌باشد. بنابراین، برای مقابله با موارد گفته شده در ابتدا، یک رمزگذاری با طول متغیر مدل ترکیبی برای مقابله موثر با مشکلات متغیر مختلط پیشنهاد کرده تا الگوریتم پیشنهادی از یک طرح رمزگذاری مختلط برای کدگذاری فرآپارامترهای متغیر مختلط استفاده کند. دوم، یک استراتژی اولیه سازی باینری برای مقابله موثر با چالش فضای جستجو در مقیاس بزرگ پیشنهاد شده است. سوم، یک روش ارزیابی چند سطحی برای کاهش هزینه محاسباتی هزینه بالا پیشنهاد شده است.

## اهداف و روش پژوهش

- خودکار سازی شبکه عصبی برای وظیفه تقسیم‌بندی تصاویر پزشکی اولتراسوند
- کوچک کردن فضای جستجو و یافتن معماری مورد نظر با سرعت بیشتر
- دقت قابل رقابت با شبکه‌های معروف حوزه شبکه عصبی عمیق
- کوچک شدن معماری شبکه عصبی در مقایسه با معماری‌های موجود برای یک کار مشخص
- تعیین دقیق، سریع و خودکار محل توده‌های خوشخیم و بدخیم تصاویر اولتراسوند سینه

## یافته‌های پژوهش

بر اساس بهینه‌سازی استفاده شده، الگوریتم‌های NAS موجود را می‌توان به طور کلی به سه دسته مختلف طبقه بندی کرد: الگوریتم‌های NAS مبتنی بر یادگیری تقویتی (RL)، الگوریتم‌های NAS مبتنی بر گرادینان و NAS مبتنی بر محاسبات تکاملی (EC). الگوریتم‌های مبتنی بر RL اغلب به هزاران کارت پردازش گرافیکی (GPU) نیاز دارند که حتی در مجموعه داده‌های مقیاس متوسط، مانند مجموعه داده‌های معیار طبقه‌بندی تصویر CIFAR-10، چندین روز کار کنند. الگوریتم‌های مبتنی بر گرادینان نسبت به الگوریتم‌های مبتنی بر RL کارآمدتر هستند. با این حال، آنها اغلب معماری‌های نامطلوب را به دلیل رابطه نامناسب برای انطباق با بهینه‌سازی مبتنی بر گرادینان پیدا می‌کنند. متأسفانه این رابطه از نظر ریاضی ثابت نشده است. علاوه بر این، الگوریتم‌های مبتنی بر گرادینان نیاز به ساخت یک ابر شبکه از قبل دارند، که همچنین به تخصص زیادی نیاز دارد. الگوریتم‌های EC به طور خاص، یک کلاس از الگوهای محاسباتی مبتنی بر جمعیت است که تکامل گونه‌ها یا رفتارهای جمعیت در طبیعت را برای حل مسائل چالش برانگیز بهینه‌سازی شبیه‌سازی می‌کند. به طور خاص، الگوریتم‌های ژنتیک (GA)، برنامه ریزی ژنتیکی (GP)، و بهینه‌سازی ازدحام ذرات (PSO) از روش‌های EC هستند. با توجه به ویژگی‌های امیدوارکننده روش‌های EC در عدم حساسیت به حداقل‌های محلی و عدم نیاز به اطلاعات گرادینان، به طور گسترده برای حل مسائل پیچیده بهینه‌سازی غیرمحدب استفاده شده است. ما با استفاده از الگوریتم ژنتیک با دانش قبلی جمعیت اولیه ای را ایجاد کردیم که هر کدام از افراد این جمعیت یک راه حل یا یک معماری است. با تکامل نسل‌های آینده به بهترین فرد یا به بهترین معماری می‌رسد.

## منابع

- [1] T. Elsken, J. H. Metzen, and F. Hutter, Neural architecture search: A survey, *J. Mach. Learn. Res.*, 2019.
- [2] Y. Weng, T. Zhou, Y. Li, and X. Qiu, Nas-unet: Neural architecture search for medical image segmentation, *IEEE Access*, 2019.
- [3] G. Chen, L. Li, Y. Dai, J. Zhang, and M. H. Yap, AAU-Net: An Adaptive Attention U-Net for Breast Lesions Segmentation in Ultrasound Images, *IEEE Transactions on Medical Imaging*, 2023.

## تایید استاد راهنما

نام و امضا استاد راهنما: سمیرا عباسی

تایید تحصیلات تکمیلی:

تایید امور پژوهشی: