

## کاربرد هوش مصنوعی در پزشکی و سلامت

الهام مرادحاصلی<sup>۱</sup>، یاسر شفاعت<sup>۲</sup>، الهه ریوندی<sup>۳</sup>، روزیتا جمیلی اسکویی<sup>۴\*</sup>  
<sup>۱,۲</sup>دانشکده مدیریت فناوری اطلاعات، گرایش کسب و کار الکترونیک، دانشگاه آزاد اسلامی واحد الکترونیکی،  
<sup>۱</sup>[eli.tourist4@gmail.com](mailto:eli.tourist4@gmail.com) , [Imcii.sa@gmail.com](mailto:Imcii.sa@gmail.com)  
<sup>۳,۴</sup>دانشکده مهندسی کامپیوتر و فناوری اطلاعات، دانشگاه آزاد اسلامی، واحد مهدیشهر، سمنان، ایران  
<sup>۴\*</sup>[elaheirivandi0066@gmail.com](mailto:elaheirivandi0066@gmail.com) , [rozita2024r@gmail.com](mailto:rozita2024r@gmail.com)

### چکیده

در سال های اخیر، فناوری های هوش مصنوعی (A I) پیشرفت زیادی کرده و در بسیاری از زمینه های زندگی روزمره ما نفوذ کرده است. در حال حاضر، در زمینه مراقبت های بهداشتی، تلاش های زیادی برای پیاده سازی فناوری هوش مصنوعی برای درمان های پزشکی عملی انجام می شود. با پیشرفت سریع الگوریتم های یادگیری ماشین و بهبود عملکرد سخت افزار، انتظار می رود فناوری هوش مصنوعی نقش مهمی در تجزیه و تحلیل مؤثر و استفاده از مقادیر گسترده داده های بهداشتی و پزشکی ایفا کند. با این حال، فناوری هوش مصنوعی دارای ویژگی های منحصر به فرد مختلفی است که با فناوری های مراقبت های بهداشتی موجود متفاوت است. متعاقباً، تعدادی زمینه وجود دارد که باید در سیستم مراقبت های بهداشتی فعلی تکمیل شود تا هوش مصنوعی به طور مؤثرتر و مکرر در مراقبت های بهداشتی مورد استفاده قرار گیرد. علاوه بر این، تعداد پزشکان و بیمارانی که هوش مصنوعی را در مراقبت های بهداشتی می پذیرند هنوز کم است. علاوه بر این، نگرانی های مختلفی در رابطه با ایمنی و قابلیت اطمینان اجرای فناوری هوش مصنوعی وجود دارد. بنابراین، این مقاله با هدف معرفی وضعیت تحقیق و کاربرد فعلی فناوری هوش مصنوعی در پزشکی و مراقبت های بهداشتی و بحث در باره چالش های موجود، تنظیم شده است.

**واژه های کلیدی:** هوش مصنوعی، پزشکی، مراقبت های بهداشتی، یادگیری ماشین.

## 1. مقدمه

در بخش مراقبت های بهداشتی و حرفه پزشکی امروزی، هوش مصنوعی، الگوریتم ها، رباتیک و داده های بزرگ برای انجام استنتاج با هدف نظارت بر روندهای پزشکی در مقیاس بزرگ، شناسایی و اندازه گیری خطرات بر اساس تخمین های داده محور استفاده می شوند. موفقیت در صنعت مبتنی بر دانش، مانند حرفه مراقبت های بهداشتی به شدت به داده ها و شیوه های به کار رفته برای انجام تجزیه و تحلیل ها برای بهبود درمان ها بستگی دارد. در سال های اخیر، رشد فوق العاده ای در طیف اطلاعات پزشکی جمع آوری شده از جمله داده های بالینی، ژنتیکی، رفتاری و محیطی وجود داشته است. هر روز، متخصصان مراقبت های بهداشتی، محققان زیست پزشکی و بیماران، حجم وسیعی از داده ها (شامل سوابق الکترونیکی سلامت (EHRs)، داده های حاصل از کاربرد (ماشین های توالی یابی ژنوم، دستگاه های تصویربرداری پزشکی با وضوح بالا، برنامه های کاربردی گوشی های هوشمند و فناوری اینترنت اشیا)) را از مجموعه ای از دستگاه ها تولید می کنند. از طریق الگوریتم های یادگیری ماشین و ذخیره سازی بی سابقه داده و قدرت محاسباتی، فناوری های هوش مصنوعی پیشرفته ترین توانایی ها را برای به دست آوردن اطلاعات، پردازش آن ها و ارائه خروجی کاملاً تعریف شده به کاربر نهایی دارند. نهایتاً نظارت روزانه به ایجاد کلان داده ها برای تشخیص رابطه الگوهای رفتاری با وضعیت سلامتی کمک می کند تا پیش بینی هایی با بالاترین دقت ریاضی بر اساس داده های کلان که نمونه های در مقیاس بزرگ را جمع آوری می کنند، ایجاد کند [1]. نتایج بدست آمده با هوش مصنوعی، رابطه بین پیشگیری و درمان و نتایج حاصل در بهبود یا عدم بهبود بیمار را در تمام مراحل تشخیص، درمان، تجویز دارو و نظارت، پزشکی شخصی، کنترل و مراقبت از بیمار روشن می کند. بیمارستان های پیشرفته به دنبال استفاده از راه حل های هوش مصنوعی برای حمایت و اجرای طرح های عملیاتی هستند که دقت و اثربخشی هزینه های انجام شده برای تشخیص و درمان را افزایش می دهند. رباتیک برای کمک به افراد معلول و مراقبت از بیماران استفاده شده است. تصمیم گیری پزشکی از طریق تجزیه و تحلیل، پیش بینی و فناوری مدیریت مراقبت های بهداشتی عمومی پشتیبانی شده است. اتصال شبکه امکان دسترسی به مراقبت های بهداشتی مقرون به صرفه در سراسر جهان را به روشی مقرون به صرفه فراهم می کند. [2]

این تحقیق در پنج بخش تنظیم شده است. در بخش دوم درباره هوش مصنوعی توضیحاتی ارائه نموده و در بخش سوم به بررسی کامل زمینه های استفاده از هوش مصنوعی در پزشکی و مراقبت های بهداشتی خواهیم پرداخت. در بخش چهارم چالش های موجود برای استفاده از هوش مصنوعی در پزشکی را بیان خواهیم کرد. نهایتاً در بخش پنجم نتیجه گیری و بیان چالش های موجود را خواهیم داشت.

## 2. هوش مصنوعی

هوش مصنوعی (AI<sup>۱</sup>)، به طور کلی اگرچه به خوبی تعریف نشده است ولی به طور کلی به معنای، توانایی یک ماشین برای تقلید از رفتار هوشمند انسان است. در حالی که این تعریف جامع انواع بسیاری از علوم کامپیوتر را در بر می گیرد، در پزشکی می توان به طور عمده بر روی اصطلاحات زیر تمرکز کرد [3,4,5]:

- پردازش تصویر - یک فرآیند ریاضی است که تصویر را به منظور وضوح، بازیابی اطلاعات خاص یا اندازه گیری الگو بهبود می بخشد و در آن، اساساً ورودی یک تصویر و خروجی تصویری با تعریف بهتر برای یک هدف کاربردی خاص است.
- بینایی کامپیوتر - پردازش یک تصویر برای فعال کردن شناسایی ورودی تصویر و ارائه خروجی مناسب، یعنی تفسیر تصویر است.

- شبکه عصبی مصنوعی (ANN<sup>۲</sup>) - یک مدل ریاضی مبتنی بر ابزارهای مدل سازی داده های آماری غیرخطی که در آن روابط پیچیده بین ورودی ها و خروجی ها رخ می دهد. این فرآیند از مغز انسان در پردازش چندین نوع داده و ایجاد الگوهای برای استفاده در فرآیند تصمیم گیری از طریق شبکه های عصبی تقلید می کند. اساساً در ANN ورودی به مجموعه ای از الگوریتم ها وارد می شود و خروجی آنها برای رسیدن به خروجی نهایی مجدداً به مجموعه دیگری از الگوریتم ها وارد می شود.

- یادگیری ماشینی - توانایی یک کامپیوتر برای یادگیری از تجربه، یعنی تغییر پردازش آن بر اساس اطلاعات تازه به دست آمده می باشد. این فرآیند می تواند بر اساس یک درخت تصمیم گیری ساده مانند: اگر-آنگاه، که منجر به نتیجه گیری می شود، یا استفاده از الگوریتم های یادگیری عمیق که از مغز انسان تقلید می کند در پردازش چندین نوع داده و ایجاد الگوهای برای استفاده در تصمیم گیری از طریق آن شبکه های عصبی است. برای سادگی می توان گفت که یادگیری عمیق فرآیندی است که در آن یک الگوریتم داده ها را دریافت می کند (یعنی نمودارهای اکسل، تصاویر و غیره) و سپس داده ها را بر اساس یک مسیر از پیش تعیین شده (شبکه عصبی مصنوعی) که به طور خاص برای حل کار مورد نظر توسعه داده شده است، بررسی می کند. ANN بر اساس مجموعه آموزشی از داده های ارائه شده برای آموزش الگوریتم برای پاسخ به یک سوال خاص توسعه یافته است. مجموعه داده های آموزشی باید نشان دهنده حل مشکلی باشد که از آن خواسته می شود تا از نتایج دقیق اطمینان حاصل شود.

- شبکه عصبی کانولوشنال (CNN<sup>۳</sup>) - نوع خاصی از ANN که معمولاً بر اساس الگوریتم های یادگیری عمیق با چندین لایه پنهان برای تجزیه و تحلیل داده ها است. روابط بین لایه ها پیچیده است (از این رو اصطلاح کانولوشنال) و چندین لایه پنهان در هر CNN وجود دارد.

- یادگیری عمیق - یادگیری عمیق زیرمجموعه ای از یادگیری ماشینی است که ساختاری مشابه پردازش مغز انسان دارد و مجموعه داده های متعددی را به طور همزمان در نظر می گیرد که برای دومین و سومین ارزیابی مختلف و غیره تا رسیدن به یک ارزیابی و پردازش مجدد انجام می شود. خروجی هر ارزیابی در یک لایه متفاوت انجام می شود، به این معنی که بر اساس خروجی لایه قبلی است. به این لایه های محاسباتی، لایه های پنهان گفته می شود، زیرا ورودی و خروجی های آنها قابل مشاهده نیستند. به عنوان مثال، اگر داده های وارد شده یک تصویر کولونوسکوپی به دنبال پولیپ باشد، ابتدا تصاویر گرفته می شود. سپس هر تصویر با استفاده از فیلترهای مختلف اسکن می شود. هر فیلتر یک امتیاز دریافت می کند که سپس به لایه دیگری از فیلترها (به عنوان مثال - فیلترهای رنگی، فیلترهای علامت گذاری لبه ها و غیره) منتقل می شود. این

<sup>1</sup> Artificial Intelligence (AI)

<sup>2</sup> Artificial neural network (ANN)

<sup>3</sup> Convolutional Neural Network (CNN)

گردش کار با چندین لایه در صورت نیاز ادامه می یابد (از این رو اصطلاح یادگیری عمیق نامیده می شود) در حالی که هر فیلتر یک امتیاز خروجی ایجاد می کند که امتیاز ورودی لایه بعدی تا رسیدن به نتیجه نهایی است. نتیجه می تواند تشخیص، ترسیم یک پولیپ در تصویر و غیره باشد.

### 3. کاربردهای هوش مصنوعی در پزشکی و سلامت

هوش مصنوعی کاربردهای مختلفی در بسیاری از زمینه های پزشکی، درمان و مراقبتهای پزشکی دارد که در این قسمت به برخی از آنها اشاره می کنیم [4,5].

#### 3-1- کاربرد هوش مصنوعی در رادیولوژی

در سال های اخیر، علاقه زیادی به استفاده از هوش مصنوعی در رادیولوژی وجود داشته است. شواهد زیادی وجود دارد که محدودیت های هوش مصنوعی را در تصویربرداری پزشکی نشان می دهد. انتظار می رود هوش مصنوعی نقش کلیدی در تصویربرداری پزشکی در آینده ایفا نماید. قدرت بی حد و حصر رایانه ها، هوش مصنوعی را به یک کاندید ایده آل برای ارائه استانداردسازی، سازگاری و قابلیت اطمینان مورد نیاز برای حمایت از رادیولوژیست ها در اهداف خود برای ارائه مراقبت عالی از بیمار تبدیل می کند. با این حال، موانع متعددی در حال حاضر، گسترش این زمینه در تصویربرداری پزشکی را محدود می کند. Prevedello و همکارانش [6] برخی از چالش ها و راه حل های بالقوه برای پیشبرد این رشته را با تمرکز بر تجربه به دست آمده از میزبانی کنفرانسهای مبتنی بر تصویر مرور کردند. هوش مصنوعی الگوی جدیدی را در علوم بهداشتی به ارمان می آورد که در ارتباط با استفاده از فناوری هایی است که قادر به پردازش مقدار زیادی از اطلاعات بیمار برای تقویت پیش بینی، پیشگیری و ارائه مراقبت های بالینی هستند. رفته رفته هوش مصنوعی در پزشکی محبوبیت پیدا می کند و یکی از مهمترین کاربرد آن در زمینه رادیولوژی است. این امر تا حدی به دلیل پیشرفت قابل توجه در وظایف مربوط به تشخیص تصویر، مقدار انباشت و در دسترس بودن داده های دیجیتال به اندازه کافی و همچنین قدرت محاسباتی قابل توجه، همراه با افزایش دسترسی به معاینات رادیولوژیکی است که باعث افزایش حجم کار برای رادیولوژیست ها و کمبود رادیولوژیست های مجرب آموزش دیده در زمینه هوش مصنوعی برای کار در حوزه پزشکی است. محققان متعددی الگوریتم های پردازش تصویر و بینایی رایانه ای را توسعه داده اند تا تشخیص سریع تر همراه با بهبود تجسم آسیب شناسی ها، هشدار دادن در موقعیت های اضطراری و کمک به مشکل بحرانی کمبود نیروی انسانی مجرب را، ایجاد کنند. با این حال، این توسعه نباید با هدف جایگزینی رادیولوژیست انسانی باشد، بلکه باید به منظور تقویت و ارائه برنامه هایی باشد که اطلاعاتی را که توسط بینایی انسان به دست نمی آمد، برجسته کنند، یا دانشی را ارائه دهند که در مدت زمان کوتاه تری نمی تواند تولید شود. یک شرکت اسپین آف از دانشگاه استنفورد، سانفرانسیسکو، در نظر دارد تا زمان درمان را پس از انجام سی تی اسکن کاهش دهد. پلت فرم مورد تایید FDA می تواند انسداد عروق بزرگ (LVO<sup>4</sup>) را در مغز که باعث ایجاد استوک می شود، تشخیص دهد. این سیستم می تواند تصاویر را تجزیه و تحلیل کند و هنگامی که مشکوک به LVO وجود دارد، یک هشدار پیام متنی به رادیولوژیست/عصب شناس ارسال می شود که گردش کار معمول پردازش دستی تصویر، خواندن دستی و مراقبت از بیمار ED را دور می زند.

#### 3-2- کاربرد هوش مصنوعی در مراقبتهای پزشکی

Zapata و همکارانش [7] با هدف انجام تحلیل هوش مصنوعی و کاربردهای آن در علوم بهداشتی، به ویژه فناوری های

<sup>4</sup> Large vessel occlusion (LVO)

نوظهور در آموزش، تحقیقی را انجام دادند. به همین منظور جستجوی مقالات مرتبط با «هوش مصنوعی و کاربردهای آن در علوم بهداشتی» در سطح بین‌المللی در پایگاه اسکوپوس با پارامترهای جستجو بر اساس عناوین، چکیده‌ها و کلیدواژه‌ها انجام شد. نتایج نشان داد که هوش مصنوعی پیشرفت‌هایی را داشته است که بر آموزش علوم بهداشتی تأثیرگذار است. دانشگاهیان و محققان ابزارهایی دارند که به آنها امکان می‌دهد اطلاعاتی را برای افزایش دقت تشخیص بیماری‌ها به دست آورند و به دانش آموزان مطالعات موردی ارائه دهند که فرآیند یاددهی-یادگیری را تقویت می‌کند. هوش مصنوعی این پتانسیل را دارد که جامعه مدرن را در تمام جنبه‌های آن متحول کند. به دلیل تنوع و حجم گسترده داده‌هایی که می‌توان از بیماران جمع‌آوری کرد (به عنوان مثال، تصاویر پزشکی، متن و پرونده الکترونیک سلامت)، محققان اخیراً علاقه خود را به توسعه راه‌حل‌های هوش مصنوعی برای ارائه مراقبت‌های بالینی افزایش داده‌اند. علاوه بر این، مجموعه متنوعی از روش‌ها را می‌توان برای ایجاد مدل‌های عملکردی برای استفاده در کاربردهای پزشکی از پیش‌بینی بیماری، تشخیص و پیش‌بینی به منظور انتخاب مناسب‌ترین درمان برای یک بیمار انتخاب کرد. Busnatu و همکارانش [8] با هدف بررسی پیشرفت‌های گزارش شده در کاربرد هوش مصنوعی در مراقبت‌های بالینی، مطالعه‌ای انجام دادند. این تحقیق، کاربردهای بالینی هوش مصنوعی را به شیوه‌ای جامع ارائه می‌کند. علاوه بر این، چالش‌ها و محدودیت‌هایی که مانع ادغام هوش مصنوعی در محیط بالینی می‌شوند را، شامل می‌باشد. حسگرهای فشار به دلیل کاربردهای گسترده خود در دستگاه‌های الکترونیکی شخصی برای نظارت صنعتی، کاندایدی‌های جذابی برای ارتقای پیشرفت علم و فناوری در جامعه مدرن هستند. سنسورهای فشار انعطاف پذیر مبتنی بر مواد آلی، که مزایای منحصر به فرد انعطاف پذیری و کم هزینه بودن را ترکیب می‌کنند، به دلیل کاربردهای امیدوارکننده خود در سیستم‌های هوش مصنوعی و دستگاه‌های مراقبت بهداشتی پوشیدنی، به عنوان یک زمینه بسیار فعال ظاهر شده‌اند. Zang و همکارانش [9] بر روی مبانی سنسورهای فشار انعطاف پذیر و متعاقباً بر چندین مفهوم حیاتی برای اکتشاف مواد کاربردی و بهینه‌سازی دستگاه‌های حسگر به سمت کاربردهای عملی تمرکز کردند. دیدگاه‌های مربوط به دستگاه‌های حسگر فشار خودکار، شفاف و قابل کاشت نیز برای برجسته کردن جهت‌های توسعه در این زمینه تحقیقاتی هیجان‌انگیز مورد بررسی قرار گرفتند.

### 3-3- کاربرد هوش مصنوعی در دندانپزشکی

هوش مصنوعی (AI) فناوری است که از ماشین‌ها برای تقلید رفتار هوشمند انسان استفاده می‌کند. برای درک تعامل انسان و فناوری در محیط بالینی، هوش افزوده به عنوان یک بسط شناختی هوش مصنوعی در مراقبت‌های بهداشتی پیشنهاد شده است که بر نقش کمکی و مکمل آن برای متخصصان پزشکی تأکید می‌کند. در حالی که سیستم‌های روباتیک پزشکی کاملاً مستقل، هنوز ایجاد نشده‌اند، مؤلفه مجازی هوش مصنوعی، که به عنوان الگوریتم‌های نوع نرم‌افزار شناخته می‌شود، جزء اصلی مورد استفاده در دندانپزشکی است. به دلیل قابلیت‌های قدرتمندشان در تجزیه و تحلیل داده‌ها، انتظار می‌رود این الگوریتم‌های مجازی دقت و کارایی تشخیص در دندانپزشکی را بهبود بخشند، راهنمایی‌هایی در زمینه آناتومیک بصری برای درمان ارائه دهند، نتایج آینده نگرانه را شبیه سازی و ارزیابی کنند، و وقوع بیماری‌های دهان را پیش بینی کنند. موانع بالقوه در الگوریتم‌های معاصر که از اجرای معمول هوش مصنوعی جلوگیری می‌کنند عبارتند از فقدان تنظیم، اشتراک‌گذاری و خوانایی داده‌ها. ناتوانی در نشان دادن فرآیند تصمیم‌گیری درونی، توانایی ناکافی محاسبات کلاسیک؛ و بی توجهی به اصول اخلاقی در طراحی چارچوب‌های هوش مصنوعی [10].

### 3-4- کاربرد هوش مصنوعی در بیماریهای قلب و عروق

بیماری‌های قلبی عروقی یکی از علل اصلی مرگ و میر در سراسر جهان است که نیاز به درمان‌های گران قیمت دارد لذا بار عظیمی را هم بر بیماران و هم بر سیستم مراقبت‌های بهداشتی تحمیل می‌کند [11]. استفاده از فناوری هوش مصنوعی در

حوزه قلب، نویدبخش بهبود پیش بینی و تشخیص حوادث و ناهنجاری های قلبی است که نیازهای بیماران را پیش بینی می کند و دستورالعملی را برای مراقبت های پزشکی ارائه می دهد. این امر به ویژه در قلب و عروق به دلیل حجم زیاد و تنوع داده های بیولوژیکی موجود جذاب است. محققان با تجزیه و تحلیل و تفسیر مناسب تصاویر، امواج پالس، نوار قلب و اطلاعات صوتی، الگوریتم های مختلف می توانند الگوهایی را شناسایی کنند که منجر به کاهش یا افزایش روند بیماری می شوند و به متخصصان قلب در انتخاب بهترین جایگزین درمانی کمک می کنند. به عنوان مثال، Ye و همکارانش [12] مدلی را برای پیش بینی فشار خون بالا ایجاد کرد. برای این کار، از الگوریتم یادگیری ماشینی برای پردازش داده های پرونده سلامت الکترونیکی استفاده کردند که مجموعه ای از درختان طبقه بندی را ایجاد کرد و یک امتیاز ریسک پیش بینی کننده را به هر فرد اختصاص داد. از آنجایی که این مدل قادر به پیش بینی دقیق فشار خون بالا برای سال بعد بود، در ایالت مین به کار گرفته شد تا پیامدهایی را در مداخلات برای فشار خون بالا و بیماری های مرتبط و متعاقباً بهبود مراقبت از فشار خون بالا ارائه دهد.

### 5-3- کاربرد هوش مصنوعی در بیماری های مغز و اعصاب

مزایای هوش مصنوعی همچنین در زمینه علوم اعصاب بالینی توجه محققان را به خود جلب کرده است، زیرا ابزارهای جدید توسعه یافته می توانند تشخیص زودهنگام و بهبود مدیریت مشکلات عصبی را تضمین کنند. Abedi و همکارانش [13] اخیراً ابزارهای مبتنی بر ML را برای پیش بینی عود سکنه مغزی و شناسایی متغیرهای کلیدی بررسی کرده اند. همه الگوریتم های انتخاب شده (به عنوان مثال، رگرسیون لجستیک، XGBoost، ماشین تقویت گرادیان، جنگل تصادفی، SVM و درخت تصمیم) می توانند برای پیش بینی وقوع سکنه مغزی ایسکمیک طولانی مدت آموزش داده شوند و متغیرهای مبتنی بر آزمایشگاه بسیار با عود سکنه مرتبط بودند و راه را برای مداخلات شخصی هموار می کند. مطالعه دیگری در مورد سکنه مغزی ایسکمیک حاد توسط Rava و همکارانش [14] انجام شد که نشان داد الگوریتم های مبتنی بر هوش مصنوعی می توانند ابزاری بالقوه برای کمک به تصمیم گیری در مورد اینکه کدام بیماران واجد شرایط یک روش خونرسانی مجدد هستند، باشند. Gleichgerricht و همکارانش [15] بر بهبود تشخیص ناهنجاری های مغزی در بیماران مبتلا به صرع لوب گیجگاهی متمرکز شدند و نتیجه گرفتند که ML<sup>5</sup> پتانسیل کمک به تشخیص رادیولوژیکی این بیماری را دارد. از طرف دیگر، Daoud و همکارانش [16] یک تکنیک مبتنی بر یادگیری عمیق را توسعه دادند که برای ضبط طولانی مدت الکتروانسفالوگرام پوست سر برای پیش بینی تشنج های صرعی دریافتی، بهترین عملکرد را در میان تکنیک های پیشرفته به کار برد. همانطور که اخیراً توسط Quon و همکارانش [17] نشان داده اند، DL<sup>6</sup> همچنین یک راه حل بالقوه در طبقه بندی خودکار ترشحات صرعی داخل جمجمه ای است. با استفاده از یک الگوریتم تطبیق الگو و یک CNN، عملکردهای قابل مقایسه ای را با نوروفیزیولوژیست های بالینی متخصص به دست آوردند که از کاربردهای عملی بالقوه مطالعه خود مطمئن بودند.

### 6-3- انکولوژی

سرطان شامل گروهی از بیش از صد نوع بیماری است که با رشد غیرطبیعی سلولی در قسمت های مختلف بدن مشخص می شود و برای پیشگیری از مشکلات جدی سلامتی و افزایش نرخ بقای بیماران به درمان سریع و کافی نیاز دارد [18]. سرطان بار بسیار زیادی بر بیماران و سیستم های مراقبت های بهداشتی در سراسر جهان وارد می کند، هوش مصنوعی ممکن است به جمع آوری و ارزیابی داده ها، تشخیص اطلاعات بر اساس سلامت، تطبیق آن با اطلاعات و تخصص قبلی و انتخاب طرح های درمانی تشخیصی کمک کند. بنابراین، برای بهبود تشخیص و مدیریت بسیاری از انواع سرطان از جمله سرطان سینه،

<sup>5</sup> Machine Learning (ML)

<sup>6</sup> Deep Learning (DL)

ریه، تیروئید، دهان، معده، کولورکتال، کبد و سرطان مورد مطالعه قرار گرفته است [19]. به عنوان مثال، Rocca و همکارانش [20] از مدل های هوش مصنوعی برای بهبود تشخیص رادیولوژیک متاستازهای کبدی سرطان کولورکتال استفاده کرد. با دقت 100 درصد، روش های رسمی (FM<sup>7</sup>) می تواند به متخصصان پزشکی کمک کند تا وجود متاستاز کبدی را که هنوز در هنگام استفاده از پروتکل های استاندارد غیرقابل تشخیص است، پیش بینی کنند. بنابراین، نویسندگان به این نتیجه رسیدند که FM می تواند به طور موثر CRCLM را حتی در نمونه های بالینی بسیار ناهمگن و کوچک تشخیص دهد. Lu و همکارانش [21] از مدل سریعتر RCNN برای ایجاد یک چارچوب شناسایی برای شروع تومور سرطان کولورکتال استفاده کردند. این مدل می تواند به طور خودکار نواحی جوانه زده را از بخش های پاتولوژیک شناسایی کرده و تعداد آنها را در کوتاه مدت شمارش کند.

### 7-3- هماتولوژی

رویکردهای هوش مصنوعی همچنین در زمینه تنظیمات خون شناسی مربوط به سرطان خوش خیم و بدخیم کاربرد دارند که برای کاربردها در تشخیص و پیش بینی اشکال مختلف لوسمی، لنفوم، کم خونی ها و اختلالات ژنتیکی خون مورد تحقیق قرار گرفته اند [22]. Carreras و همکارانش [23] اخیراً از الگوریتمی با استفاده از پرسپترون چندلایه ANN برای برجسته کردن نشانگرهای جدید و پیش بینی بقای زندگی بیماران مبتلا به لنفوم سلول گوشته (یک زیرگروه از لنفوم غیرهوچکین سلول B بالغ) استفاده کردند. ابزار هوش مصنوعی پنج ژن مرتبط با بقای ضعیف و پنج ژن مرتبط با بقای مطلوب را شناسایی کردند. با استفاده بیشتر از چندین الگوریتم مبتنی بر ML، نویسندگان پیش بینی هایی با دقت بالایی از بقای کلی بیماران MCL به دست آوردند. در مطالعه اخیر دیگری، El Hussein و همکارانش [24] استفاده از روش جدید نقشه حرارتی مبتنی بر AI برای ارزیابی عینی مراکز تکثیر در لوسمی لنفوسیتی مزمن را بررسی کردند. تجزیه و تحلیل یکپارچه اندازه هسته سلول و مدل شدت متوسط هسته، دقت بالایی را در جداسازی سه مرحله پیشرفت نشان داد و مقادیر پیش بینی تشخیص با دقت بالا را نشان داد. متناوباً، Boldú و همکارانش [25] از تصاویر سلول های خون محیطی برای پیش بینی تشخیص لوسمی حاد استفاده کرد. این نویسندگان از یک رویکرد مبتنی بر یادگیری عمیق استفاده کردند، سیستمی را با دو ماژول CNN که به طور متوالی کار می کنند، پیکربندی کردند: اولی برای تشخیص پرومیلوسیت های غیرطبیعی در میان سایر تصاویر سلول های خونی تک هسته ای، و ماژول دوم برای تشخیص اینکه آیا انفجارها از سلول های میلوئیدی یا لنفوئیدی هستند. در مقایسه، Didi و همکارانش [26] به منظور پیش بینی بهترین درمان برای لوسمی حاد میلوئیدی تازه تشخیص داده شده، مدل های پیش بینی ML و DL را آموزش و مقایسه کردند. الگوریتم های هوش مصنوعی بهتر از تحلیل های آماری کلاسیک یا پیش بینی کننده های ساده عمل کردند، همچنین بقای کلی انسانها را با دقت بالا پیش بینی کردند. مطالعه ای که توسط AlAgha و همکارانش [27] ارائه شده است. بر روی غلبه بر چالش های تشخیص تالاسمی متمرکز شده است. آنها یک رویکرد داده کاوی ترکیبی را برای تمایز بین افراد سالم و افراد ناقل بتا تالاسمی در نظر گرفتند.

### 8-3- نفرولوژی

پیشرفت دیجیتالی شدن و در دسترس بودن گسترده EHR در یافتن راه حل های بهتر مراقبت در تنظیمات نفرولوژی منعکس شده است. تأثیر هوش مصنوعی به طور ویژه برای تشخیص زودهنگام و پیش بینی آسیب حاد کلیه (AKI) در تلاش برای کمک به پزشکان برای مداخله در مرحله ای که ممکن است یک مرحله مهم برای جلوگیری از آسیب دائمی کلیه باشد، مورد بررسی قرار گرفته است [28]. به عنوان مثال، Tomašev و همکارانش [29] یک رویکرد DL شامل یک RNN برای پیش بینی مستمر خطر زوال آینده در بیماران مبتلا به AKI ایجاد کردند. این روش ممکن است اطمینان از شناسایی بیماران

<sup>7</sup> Formal Methods (FM)



در معرض خطر در یک بازه زمانی که امکان درمان زودهنگام و در نتیجه بهبود نتایج را فراهم کند. در مقابل، دانشمندان دیگر از چندین الگوریتم ML برای مقابله بهتر با تشخیص و پیش‌بینی AKI<sup>۸</sup> استفاده کرده‌اند. به طور خاص، Mohamadlou و همکارانش [30] از XGBoost برای آموزش ابزار پیش‌بینی AKI بر روی داده‌های گذشته‌نگر استفاده کردند. نتایج امیدوارکننده به‌دست‌آمده توسط نویسندگان، آنها را تشویق کرد که بیان کنند که این روش ممکن است قابلیت‌های پیش‌آگهی مهمی برای تعیین اینکه کدام بیماران احتمالاً به AKI مبتلا می‌شوند ارائه می‌کند. Adhikari و همکارانش [31] الگوریتمی به نام «تجزیه و تحلیل داده های جاسازی شده حین عمل» (IDEA<sup>۹</sup>) برای بهبود بیماری با استفاده از سری زمانی فیزیولوژیکی و سایر داده های جمع آوری شده در طول جراحی پیشنهاد کردند. ادغام دینامیک داده‌های حین عمل منجر به بهبود پیش‌بینی‌های AKI بعد از عمل با حساسیت و ویژگی بالا شد. همانطور که از طریق مطالعات انجام شده توسط Tran و همکارانش [32] نشان داده شده است که، الگوریتم های ML در تشخیص AKI در بیماران دچار سوختگی، مفید بودند.

### 9-3- گوارش و کبد

حوزه‌های گوارش و کبد نیز علاقه‌ای دوباره به استفاده از هوش مصنوعی برای بهبود پیش‌بینی، تشخیص، درمان و پیش‌بینی شرایط مختلف پیدا کرده‌اند. به عنوان مثال، Cao و همکارانش [33] DBN، MLR و CNN را برای پیش‌بینی کیفیت زندگی در طولانی‌مدت مرتبط با سلامتی بعد از عمل جراحی چاقی مورد بررسی قرار دادند. در میان مدل های آزمایش شده، DBN بهترین عملکرد را نشان داد. با این حال، این نویسندگان در نظر گرفتند که یک شبکه ترکیبی ارزش بررسی در آینده را دارد. توجه قابل توجهی به ایجاد روش‌های ارزیابی بهتر برای بیماری سلیاک معطوف شده است، زیرا این وضعیت ممکن است با واکنش‌های شدید (مانند اختلال عملکرد برون ریز پانکراس، کولیت میکروسکوپی و لنفوم مرتبط با آنتروپاتی)، علی‌رغم رعایت رژیم غذایی بدون گلوتن همراه باشد. در این رابطه، Caetano و همکارانش [34] از یک الگوریتم ML استفاده کرد که تجزیه و تحلیل سریع و دقیق اتوانتی بادی اندومیزیل را برای تشخیص بیماری سلیاک فعال کردند. در مقابل، Syed و همکارانش [35] یک CNN را با یک شبکه deconvolutional در یک مدل تجزیه و تحلیل هیستوپاتولوژیک برای شناسایی و تمایز بین بیوپسی دوازدهه از کودکان مبتلا به آنتروپاتی محیطی و بیماری سلیاک ترکیب کردند. Yang و همکارانش [36] از تشخیص تصویر هوش مصنوعی برای بدست آوردن تصاویر آندوسکوپی گوارشی، قضاوت در مورد نوع بیماری و تصمیم گیری در مورد برنامه درمانی استفاده کردند.

### 10-3- ارتوپدی و روماتولوژی

استفاده از هوش مصنوعی همچنین به زمینه های به هم پیوسته ارتوپدی و روماتولوژی رسیده است که برای کاربردهای مختلف مورد مطالعه قرار گرفته است. به عنوان مثال، Diaz و همکارانش [37] بر ایجاد یک تزریق جدید داخل مفصلی برای مدیریت استئوآرتریت متمرکز شدند. نویسندگان ترکیبی از پولوکسامرها با اسید هیالورونیک را در تولید فرمولاسیون IA با بارگذاری بتا لاپاکون پیشنهاد کردند. با استفاده از هوش مصنوعی، یک فرمول بهینه بر اساس نتایج تجربی طیف وسیعی از هیدروژل‌ها ایجاد شد. بر اساس یک ارزیابی آزمایشگاهی، فرمول طراحی شده خواص رئولوژیکی عالی را نشان داد و به طور قابل توجهی ترشح مولکول های تخریب کننده و پیش التهابی را کاهش داد، که یک کاندید امیدوارکننده برای درمان آرتروز است. مطالعه اخیر انجام شده توسط Bayramoglu و همکارانش [38] با پتانسیل تجزیه و تحلیل بافت استخوان کشکک برای پیش‌بینی استئوآرتریت پاتلوفمورال اقدام کردند. با استفاده از رادیوگرافی نمای جانبی زانو، یک مدل ML و DCNN.

<sup>۸</sup> Acute Kidney Injury (AKI)

<sup>۹</sup> Intraoperative Data Embedded Analytics” (IDEA)



این محققان نتایج امیدوارکننده ای به دست آوردند که نشان می دهد ویژگی های بافت تجزیه و تحلیل شده حاوی اطلاعات مفیدی از ساختار استخوان کشکک است و می تواند به عنوان نشانگرهای زیستی تصویربرداری اضافی در تشخیص آرتروز استفاده شود. یکی دیگر از کاربردهای احتمالی هوش مصنوعی، تشخیص و شناسایی پارگی منیسک بر اساس معاینات MRI زانو است. در این رابطه، Roblot و همکارانش [39] استفاده از CNN را برای تشخیص پارگی منیسک پیشنهاد کردند که دقت آن را در تشخیص موقعیت دو شاخ منیسک، وجود پارگی منیسک و جهت پارگی نشان دادند. به طور مشابه، Couteaux و همکارانش [40] یک CNN مبتنی بر منطقه ماسک را با تصاویر MR آموزش دادند تا صریحاً منیسک های طبیعی و پاره شده را نشان دهد و جهت پارگی را طبقه بندی کند. مدل پیشنهادی عملکرد رضایت بخشی داشت. با این حال، نویسندگان به این نتیجه رسیدند که گسترش بیشتر پایگاه داده یا گنجانیدن داده های سه بعدی می تواند نتایج را به ویژه برای موارد غیر معمول منیسک های آسیب دیده یا پارگی های متعدد، بهبود بخشد. Rouzrokh و همکارانش [98] پتانسیل یک مدل CNN را برای ارزیابی خطر دررفتگی پس از آرتروپلاستی کامل هیپ مورد مطالعه قرار دادند. بر اساس رادیوگرافی قدامی خلفی لگن پس از عمل، این مدل می تواند با اطلاعات عوامل خطر بالینی برای ارزیابی سریع و دقیق خطر دررفتگی همراه شود.

#### 4- چالش های موجود در استفاده از هوش مصنوعی در پزشکی

با وجود پیشرفت های اخیر در فناوری هوش مصنوعی و مزایایی که ممکن است برای مراقبت های بالینی به همراه داشته باشد، چالش های زیادی وجود دارد که مانع از استفاده از آن می شود. یک موضوع مربوط به مقررات قانونی شرایط و ویژگی های توسعه، عملکرد، کاربرد، ادغام در سایر سیستم ها و کنترل استفاده از فناوری هوش مصنوعی دیجیتالی انتها به انتها است. از آنجایی که هنوز چارچوب قانونی مشترکی وجود ندارد، این چالش در هر کشوری با در نظر گرفتن ویژگی های نظام حقوقی محلی برطرف می شود [5]. یکی دیگر از مشکلات مهمی که ابزارهای هوش مصنوعی با آن مواجه هستند، شک و تردید به ویژه به دلیل عدم درک روش شناسی الگوریتم ها [42] است. این چالش که در ادبیات به عنوان پدیده "جعبه سیاه" یافت می شود، می تواند به عنوان "ناخوانایی انسان در توضیح مراحل دقیق منجر به پیش بینی ابزارهای هوش مصنوعی" [43] تعریف شود. از این رو، پزشکان ترجیحاً ممکن است مدل های بسیار شفافی را انتخاب کنند که در آن عوامل خطر به روشی قابل درک از نقطه نظر پاتوفیزیولوژیک مدیریت می شوند. فناوری هوش مصنوعی باید از منظر جنبه های روانی، اخلاقی و اخلاقی درمان بیماران نیز دیده شود [5]. علاوه بر حاکمیت قانون، ابزارهای غیرقانونی نیز دستورالعمل های مهمی را در فعالیت های پزشکی تعیین می کنند. از این رو، فناوری هوش مصنوعی باید از منظر جنبه های روانی، اخلاقی و اخلاقی درمان بیماران نیز دیده شود [44]. اگرچه نگرش مثبتی نسبت به درگیر کردن فناوری هوش مصنوعی در عمل بالینی وجود دارد، هنوز آموزش کافی برای دانشجویان و پزشکان پزشکی که قرار است با این روش های نوآورانه کار کنند، وجود ندارد. این جنبه نشان دهنده یک اشکال مهم است، زیرا اجرای رویه های هوش مصنوعی توسط کاربران بی تجربه ممکن است منجر به نتایج مغرضانه و اشتباه شود. این مشکل را می توان با گسترش و بهبود آموزش هوش مصنوعی در دانشکده پزشکی از طریق آشنایی کارکنان مراقبت های بهداشتی و بهره گیری کامل از این فناوری های نوظهور بدون نادیده گرفتن ملاحظات اخلاقی حل کرد [44]. توجه ویژه ای باید به استانداردسازی معیارهای مورد استفاده در مطالعات مبتنی بر هوش مصنوعی ایجاد شود، زیرا محققان یافته های خود را به شیوه ای کاملاً ناهمگون ارائه می دهند. با جزئیات بیشتر، معیارهای عملکرد متعددی، از جمله دقت، حساسیت، ویژگی، دقت، سطح زیر منحنی عملکرد گیرنده و موارد دیگر، به طور متناوب برای نشان دادن کیفیت یک مدل استفاده می شوند، اما مقایسه و همبستگی آنها دشوار است. علاوه بر این، نتایج برجسته انحصاری در مطالعات سلیکونی ممکن است با موفقیت یکسان در عمل بالینی منعکس نشود [10، 11]. در نتیجه، هوش مصنوعی به عنوان منبعی از فرصت های فوق العاده در مراقبت های بالینی، با توجه ناچیز جامعه علمی به منظور درک کامل مزایا و توسعه ابزارهای جدید همراه است. از طریق بهره برداری مناسب از تحقیقات و شیوه های بالینی، سازماندهی و مدیریت ضعیف کلان داده ها در مراقبت های بهداشتی

ممکن است منجر به تولید مدل های نادرست شود که در آن داده های اشتباه به طور نامناسب گنجانده شده است [1]. علاوه بر این، الگوریتم های ML وابسته به مجموعه ای از داده های از پیش تعریف شده برای یادگیری هستند، که توسط اطلاعاتی که یک مجموعه داده می تواند ارائه دهد محدود می شود. هنگامی که تعداد نامتناسبی از ویژگی ها در مقایسه با مقدار داده در مجموعه آموزشی وجود داشته باشد، مدل ML ممکن است منجر به برازش بیش از حد شود و قابلیت اطمینان پیش بینی های آینده را به خطر بیندازد و منجر به تعمیم پذیری ضعیف یافته ها شود. بنابراین، برای اینکه یک سیستم هوش مصنوعی به طور موثر در پزشکی استفاده شود، باید داده های کافی در مرحله آموزش ارائه شود [10]. در مورد مقدار داده، قانون این است که "داده های بیشتر، بهتر". با این حال، حداقل اندازه داده قابل قبول واضح معلوم نیست. با این وجود، منحنی های یادگیری (عملکرد مدل به عنوان تابعی از حجم نمونه آموزشی) ممکن است برای نشان دادن حجم نمونه مورد نیاز برای آموزش موثر مدل ارائه دهند [45]. علاوه بر این، یک الگوریتم اعمال شده در یک محیط به طور خودکار در محیط دیگر مناسب نخواهد بود و نیاز به توسعه، آزمایش و ارزیابی دقیق در هر زمینه جدید قبل از اجرای سیستم های هوش مصنوعی برای مراقبت از بیمار دارد. مطالعات هوش مصنوعی تمایل دارند عملکرد الگوریتم ها را با پزشکان مقایسه کنند، در حالی که، برنامه های کاربردی واقع بینانه شامل ترکیبی از هوش مصنوعی و انسان می شود [46]. با این حال، از آنجایی که ماشین ها نمی توانند مسئول تصمیمات خود باشند، لذا مسئولیت قانونی همچنان بر دوش پزشکان خواهد بود. [10]

## 5- نتیجه گیری

به طور خلاصه، هوش مصنوعی نویدبخش انقلابی در مراقبت های بالینی است. با استفاده هوشمندانه از داده های بزرگ در مراقبت های بهداشتی، الگوریتم های ML و شبکه های عصبی، می توان گزینه های بهتری را برای تریاژ، تشخیص، پیش آگهی، نظارت و درمان بیماری های چالش برانگیز مختلف در نظر گرفت. مطالعات متعددی به کاربرد بالقوه هوش مصنوعی در زمینه های پزشکی، مانند قلب، مغز و اعصاب، آنکولوژی، هماتولوژی، نفرولوژی، گوارش، کبد، ارتوپدی و روماتولوژی و در زمینه های کمکی، از جمله تجویز دارو و ساخت تجهیزات پزشکی خاص بیمار پرداخته اند. با این وجود، چندین محدودیت مانع از ترجمه پیشرفت های هوش مصنوعی به شیوه های بالینی شده است. بنابراین، راه حل ها و شفاف سازی های سریع قبل از ادغام این فناوری های نوظهور در پروتکل های پزشکی مورد نیاز است. علاوه بر این، این ایده که هوش مصنوعی باید به عنوان یک ابزار مکمل برای تخصص پزشکان در نظر گرفته شود و نه به عنوان جایگزین جایگزین، باید تقویت شود. در نتیجه، هوش مصنوعی منبعی از فرصت های فوق العاده در مراقبت های بالینی است که مستحق توجه قابل توجه جامعه علمی به منظور درک کامل مزایای آن و توسعه ابزارهای جدید است.

## مراجع

- [1] Feinstein, Max, et al. "Remote monitoring and artificial intelligence: outlook for 2050." *Anesthesia & Analgesia* 138.2(2024): 350-357
- [2] Blumenthal, David, and Bakul Patel. "The Regulation of Clinical Artificial Intelligence." *NEJM AI* 1.8 (2024): Aipc2400545
- [3] Gou, Fangfang, et al. "Research on Artificial-Intelligence-Assisted Medicine: A Survey on Medical Artificial Intelligence." *Diagnostics* 14.14(2024): 1472
- [4] Rivandi, Elaheh. "FinTech and the Level of Its Adoption in Different Countries Around the World." Available at SSRN 5049827 (2024).
- [5] Mintz, Yoav, and Ronit Brodie. "Introduction to artificial intelligence in medicine." *Minimally Invasive Therapy & Allied Technologies* 28.2(2019): 73-81
- [6] Prevedello LM, Erdal B, Ryu JL, et al. Automated critical test findings identification and online notification system using artificial intelligence. *Radiology* 2017;285:923-931
- [7] Zapata, Rolando Eslava, Edixon Chacón Guerrero, and Rómulo Esteban Montilla. "Emerging Technologies in Education: A Bibliometric Analysis of Artificial Intelligence and its Applications in Health Sciences."

Seminars in Medical Writing and Education. Vol. 3. 2024

- [8] Busnatu, Ștefan, et al. "Clinical applications of artificial intelligence—an updated overview." *Journal of clinical medicine* 11.8(2022): 2265
- [9] Zang, Yaping, et al. "Advances of flexible pressure sensors toward artificial intelligence and health care applications." *Materials Horizons* 2.2(2015): 140-156
- [10] Carrillo-Perez, Francisco, et al. "Applications of artificial intelligence in dentistry: A comprehensive review." *Journal of Esthetic and Restorative Dentistry* 34.1(2022): 259-280
- [11] Bian, Yueyan, and Qi Yang. "Application of Artificial Intelligence in Cardiovascular Diseases." *Artificial Intelligence in Medical Imaging in China*. Singapore: Springer Nature Singapore, 2024. 161-171
- [12] Ye, C.; Fu, T.; Hao, S.; Zhang, Y.; etc., Prediction of incident hypertension within the next year: Prospective study using statewide electronic health records and machine learning. *J. Med. Internet Res.* 2018, 20, e22
- [13] Abedi, V.; Avula, V.; Chaudhary, D.; Shahjouei, S.; Khan, A.; Griessenauer, C.J.; Li, J.; Zand, R. Prediction of Long-Term Stroke Recurrence Using Machine Learning Models. *J. Clin. Med.* 2021, 10, 1286
- [14] Rava, R.A.; Seymour, Automated Collateral Flow Assessment in Patients with Acute Ischemic Stroke Using Computed Tomography with Artificial Intelligence Algorithms. *World Neurosurg.* 2021, 155, e748–e.760
- [15] Gleichgerricht, E.; Munsell, et al. Artificial intelligence for classification of temporal lobe epilepsy with ROI-level MRI data: A worldwide ENIGMA-Epilepsy study. *NeuroImage Clin.* 2021, 31, 102765
- [16] Daoud, H.; Bayoumi, M.A. Efficient Epileptic Seizure Prediction Based on Deep Learning. *IEEE Trans. Biomed. Circuits Syst.* 2019, 13, 804–813
- [17] Quon, R.J.; Meisenhelter, S.; Camp, E.J.; Testorf, M.E.; Song, Artificial intelligence for the detection of intracranial interictal epileptiform discharges. *Clin. Neurophysiol.* 2022, 133, 1–8
- [18] Houy, N.; Le Grand, F. Personalized oncology with artificial intelligence: The case of temozolomide. *Artif. Intell. Med.* 2019, 99, 101693
- [19] Agarwal, S.; Yadav, A.S.; Dinesh, V.; etc, By artificial intelligence algorithms and machine learning models to diagnosis cancer. *Mater. Today Proc.* 2021
- [20] Rocca, A.; Brunese, M.C.; Santone, A.; Avella, P.; Biancoet al. Early Diagnosis of Liver Metastases from Colorectal Cancer through CT Radiomics and Formal Methods: A Pilot Study. *J. Clin. Med.* 2022, 11, 31
- [21] Lu, J.; Liu, R.; Zhang, Y.; Zhang, X.; etc, Research on the development and application of a detection platform for colorectal cancer tumor sprouting pathological characteristics based on artificial intelligence. *Intell. Med.* 2021
- [22] Radakovich, M.; Nazha, A. Artificial Intelligence in Hematology: Current Challenges and Opportunities. *Curr. Hematol. Malig. Rep.* 2020, 15, 203–210
- [23] Carreras, J.; Nakamura, N.; Hamoudi, R. Artificial Intelligence Analysis of Gene Expression Predicted the Overall Survival of Mantle Cell Lymphoma and a Large Pan-Cancer Series. *Healthcare* 2022, 10, 155
- [24] El Hussein, S.; Chen, P., Artificial Intelligence-Assisted Mapping of Proliferation Centers in Chronic Lymphocytic Leukemia/Small Lymphocytic Lymphoma Identifies Patterns., *Blood* 2021, 138, 1558
- [25] Boldú, L.; Merino, A.; Acevedo, A.; Molina, A.; Rodellar, J. A deep learning model (ALNet) for the diagnosis of acute leukaemia lineage using peripheral blood cell images. *Comput. Methods Programs Biomed.* 2021, 202, 105999
- [26] Didi, I.; Simoncini, D.; Vergez, F.; Dumas, P.-Y.; Tavitian, S.; Largeaud, et al. Artificial Intelligence-Based Predictive Models for Acute Myeloid Leukemia. *Blood* 2021, 138, 3389
- [27] AlAgha, A.S.; Faris, H.; Hammo, B.H.; Identifying  $\beta$ -thalassemia carriers using a data mining approach: The case of the Gaza Strip, Palestine. *Artif. Intell. Med.* 2018, 88, 70–83
- [28] Adhikari, L.; Ozrazgat-Baslanti, T.; Ruppert, M.; Madushani, R.W.M.A.; et al. Improved predictive models for acute kidney injury with IDEA: Intraoperative Data Embedded Analytics. *PLoS ONE* 2019, 14, e0214904
- [29] Tomašev, N.; Glorot, X.; Rae, J.W.; Zielinski, M.; Askham, H.; Saraiva, A.; Mottram, et al. A clinically applicable approach to continuous prediction of future acute kidney injury. *Nature* 2019, 572, 116–119
- [30] Mohamadlou, H.; Lynn-Palevsky, A.; Barton, C.; Chettipally, U.; Shieh, Prediction of Acute Kidney Injury With a Machine Learning Algorithm Using Electronic Health Record Data. *Can. J. Kidney Health Dis.* 2018, 5, 2054358118776326
- [31] Adhikari, L.; Ozrazgat-Baslanti, T.; Ruppert, M.; Madushani, R.W.M.A.; Paliwal, et al. Improved

predictive models for acute kidney injury with IDEA: Intraoperative Data Embedded Analytics. PLoS ONE 2019, 14, e0214904

[32] Tran, N.K.; Sen, S.; Palmieri, T.L.; Lima, K.; Falwell, Artificial intelligence and machine learning for predicting acute kidney injury in severely burned patients: A proof of concept. Burns 2019, 45, 1350–1358

[33] Cao, Y.; Raoof, M.; Szabo, E.; Ottosson, J.; Näslund, I. Using Bayesian Networks to Predict Long-Term Health-Related Quality of Life and Comorbidity after Bariatric Surgery: A Study Based on the Scandinavian Obesity Surgery Registry. J. Clin. Med. 2020, 9, 1895

[34] Caetano dos Santos, F.L.; Michalek, I.M.; Laurila, K.; Kaukinen, K.; Automatic classification of IgA endomysial antibody test for celiac disease: A new method deploying machine learning. Sci. Rep. 2019, 9, 9217

[35] Syed, S.; Al-Boni, M.; Khan, M.N.; Sadiq et al. Assessment of Machine Learning Detection of Environmental Enteropathy and Celiac Disease in Children. JAMA Netw. Open 2019, 2, e195822

[36] Yang, L.; Li, Z.; Ma, S.; Yang, X. Artificial intelligence image recognition based on 5G deep learning edge algorithm of Digestive endoscopy on medical construction. Alex. Eng. J. 2022, 61, 1852–1863

[37] Diaz-Rodriguez, P.; Mariño, C.; Vázquez, J.A.; Caeiro-Rey, J.R.; Landin, M. Targeting joint inflammation for osteoarthritis management through stimulus-sensitive hyaluronic acid based intra-articular hydrogels. Mater. Sci. Eng. C 2021, 128, 112254

[38] Bayramoglu, N.; Nieminen, M.T.; Saarakkala, S. Machine learning based texture analysis of patella from X-rays for detecting patellofemoral osteoarthritis. Int. J. Med. Inform. 2022, 157, 104627

[39] Roblot, V.; Giret, Y.; Bou Antoun, M.; Morillot, C.; Artificial intelligence to diagnose meniscus tears on MRI. Diagn. Interv. Imaging 2019, 100, 243–249. [CrossRef] [PubMed]

[40] Couteaux, V.; Si-Mohamed, S.; Nempont, O.; Lefevre, . Automatic knee meniscus tear detection and orientation classification with Mask-RCNN. Diagn. Interv. Imaging 2019, 100, 235–242

[41] Rouzrokh, P.; Ramazanian, T.; Wyles, C.C.;etc., B.J. Deep Learning Artificial Intelligence Model for Assessment of Hip Dislocation Risk Following Primary Total Hip Arthroplasty From Postoperative Radiographs. J. Arthroplast. 2021, 36, 2197–2203.e3

[42] Patel, V.; Shah, M. A comprehensive study on artificial intelligence and machine learning in drug discovery and drug development. Intell. Med. 2021

[43] Vinny, P.W.; Vishnu, V.Y.; Padma Srivastava, M.V. Artificial Intelligence shaping the future of neurology practice. Med. J. Armed Forces India 2021, 77, 276–282

[44] Martinho, A.; Kroesen, M.; Chorus, C. A healthy debate: Exploring the views of medical doctors on the ethics of artificial intelligence. Artif. Intell. Med. 2021, 121, 102190

[45] Curchoe, C.L.; Bormann, C.L. Artificial intelligence and machine learning for human reproduction and embryology presented at ASRM and ESHRE 2018. J. Assist. Reprod. Genet. 2019, 36, 591–600

[46] Hendrix, N.; Veenstra, D.L.; Cheng, M.; Anderson, N.C.; Verguet, S. Assessing the Economic Value of Clinical Artificial Intelligence: Challenges and Opportunities. Value Health 2021, 25, 331–339

## Application of Artificial Intelligence in Medicine and Health

Elham Moradhaseli <sup>1</sup>, Yaser Shafaat <sup>2</sup>, Elahe Rivandi <sup>3</sup>, Rozita Jamili Oskouei <sup>4\*</sup>

<sup>1,2</sup> Department of Information Technology Management, Electronic Business, Islamic Azad University, Electronic Department, eli.tourist4@gmail.com<sup>1</sup>, Imcii.sa@gmail.com<sup>2</sup>

<sup>3,4</sup> Department of Computer Engineering and Information Technology, Islamic Azad University, Mahdishahr Branch, Semnan, Iran, [elahe Rivandi0066@gmail.com](mailto:elahe Rivandi0066@gmail.com)<sup>3</sup>, [rozita2024r@gmail.com](mailto:rozita2024r@gmail.com)<sup>4\*</sup>

**Abstract**— In recent years, artificial intelligence (AI) technologies have made great progress and permeated many areas of our daily lives. Currently, in the field of healthcare, many efforts are being made to implement artificial intelligence technology for practical medical treatments. With the rapid advancement of machine learning algorithms and improved hardware performance, artificial intelligence technology is expected to play an important role in the effective analysis and utilization of vast amounts of health and medical data. However, AI technology has several unique features that differ from existing healthcare technologies. Subsequently, there are a number of areas that need to be completed in the current healthcare system in order for AI to be used more effectively and frequently in healthcare. Furthermore, the number of doctors and patients who accept AI in healthcare is still low. In addition, there are various concerns regarding the safety and reliability of implementing AI technology. Therefore, this article aims to introduce the state of research and the current application of artificial intelligence technology in medicine and health care and discuss the existing challenges..

**Keywords:** Artificial intelligence, medicine, healthcare, machine learning.