

اولویت های ستاد توسعه اقتصاد دانش بنیان هوش مصنوعی، لیزر و کوانتوم

جهت حمایت از رساله های دکتری و رساله های دکتری

حوزه فناوری های کوانتوم

- ۱- توسعه علوم و فناوری های مرتبط با رمزنگاری کوانتومی و پسا کوانتومی و کاربردهای آن،
- ۲- توسعه علوم و فناوری های مرتبط با اطلاعات، رایانش و محاسبات کوانتومی و کاربردهای آن،
- ۳- توسعه علوم و فناوری های مرتبط با حسگری و تصویر برداری کوانتومی و کاربردهای آن،
- ۴- کاربردهای تصویر برداری پزشکی و زیستی مبتنی بر فناوری های کوانتومی،
- ۵- کاربردهای فناوری های کوانتومی در هوش مصنوعی و برعکس

حوزه فناوری های لیزر و فوتونیک

- ۱- تکنیک ها و کاربردهای طیف سنجی (رامان - LIBS - XRF و ...)
- ۲- تکنیک و کاربردهای تصویر برداری پزشکی و زیستی
- ۳- بیوفوتونیک (حسگرهای زیستی پوشیدنی، علوم عصبی)
- ۴- قطعات فوتونیک (مادولاتورها، دکتورها، سوئیچ های نوری، لنزها و آئینه ها و مگنتوفوتونیک)
- ۵- کاربردهای یادگیری ماشین و هوش مصنوعی در فوتونیک
- ۶- مخابرات نوری (لیدار و مخابرات بلندبرد)
- ۷- منابع لیزری و تراهرتز به خصوص لیزرهای فوق پایدار

حوزه فناوری های هوش مصنوعی

۱- هوش مصنوعی قابل اعتماد (Trustworthy AI)

هدف تحقیقات در این حوزه توسعه مدل های قابل اعتماد در هوش مصنوعی است. به طور خاص می توان به توسعه مدل های امن، ایمن و قابل تفسیر در این حوزه اشاره کرد؛ مدلهایی که خروجی های غیر قابل قبول و به طور مشخص آسیب رسان تولید نکنند، در مقابل حملات و ورودی های خصمانه مقاوم باشند و بتوان رفتار آنها را تفسیر کرد. کلیه تحقیقات در حوزه حملات خصمانه و دفاع در برابر

اولویت های ستاد توسعه اقتصاد دانش بنیان هوش مصنوعی، لیزر و کوانتوم

جهت حمایت از رساله‌های دکتری و رساله‌های دکتری

آنها و هر گونه تلاش برای تفسیر رفتار مدل‌های مختلف در این بخش از تحقیقات قرار می‌گیرد. توجه به جنبه‌های اجتماعی مدل‌ها در کنار جنبه‌های فنی آنها از جمله مسائل مورد توجه در این بخش است.

۲- یادگیری تقویتی عمیق

یادگیری تقویتی عمیق که ترکیبی از الگوی یادگیری تقویتی و مدل‌های عمیق است که ابزاری برای یادگیری تصمیم‌گیری درست در طول زمان برای رسیدن به یک هدف مشخص را فراهم می‌کند. عدم وابستگی این مکانیزم یادگیری به داده‌های آموزشی آن را به گزینه مناسبی برای یادگیری بسیاری از کارهای پیچیده تبدیل کرده است و به عقیده بسیاری یکی از حوزه‌های توسعه هوش مصنوعی در سال‌های آینده خواهد بود. با این وجود چالش‌های این حوزه نظیر دشواری پیمایش موثر فضای ورودی و تعمیم رفتارهای مطلوب به محیط‌های جدید مانع از بکارگیری کامل این مدل‌های در بسیاری از مسائل دنیای واقعی شده است. هر گونه تلاش به منظور بهبود عملکرد یا رفع چالش‌های یادگیری تقویتی عمیق در این حوزه قرار می‌گیرد. علاوه بر این، رویکردهای مختلف یادگیری تقویتی نظیر یادگیری تقویتی تعاملی یا یادگیری تقویتی با استفاده از بازخوردهای انسانی نیز از عناوین مورد توجه در این حوزه پژوهشی است.

۳- مدل‌های شناختی

سیستم عصبی و مغز انسان همواره الهام بخش توسعه مدل‌های مختلف محاسباتی در هوش مصنوعی بوده است. علوم شناختی که بر مطالعه مغز انسان و نحوه بازنمایی و دستکاری دانش در ذهن انسان متمرکز است می‌تواند کمک بسیاری در این حوزه نماید. هدف از تحقیقات در این حوزه توسعه مدل‌های جدید و یا بهبود مدل‌های موجود در هوش مصنوعی با استفاده از دانش به دست آمده در حوزه علوم شناختی است. پژوهش‌های انجام گرفته در این بخش ممکن است با برخی عناوین دیگر مطرح شده در این جدول همپوشانی داشته باشد و به عنوان مثال مبنایی برای توسعه الگوهای نوین یادگیری و یا معماری‌های جدید برای مدل‌های هوش مصنوعی باشد.

۴- هوش مولد

هوش مولد در یک دهه گذشت رشد و پیشرفت شگرفی داشته است و مدل‌های توسعه یافته در حوزه‌های تصویر، ویدئو، متن و صوت بارها مخاطبان را شگفت‌زده کرده است. هدف مدل‌های این حوزه تولید داده‌هایی مشابه داده‌های واقعی است. در حوزه تصویر نسل‌های مختلفی از مدل‌های مولد شامل خودکدگذار تغییراتی (VAE)، شبکه مولد تقابلی (GAN)، جریان‌های نرمال‌ساز (NFS)، و مدل‌های پخش (Diffusion) ارائه شده‌اند. در حوزه متن نیز مدل‌های زبانی بزرگ و چت‌بات‌های مبتنی بر ترنسفورمرها موفقیت‌های بسیاری کسب کرده‌اند. بهبود کیفیت داده‌های تولید شده، کاهش زمان استنتاج و تولید داده، امکان آموزش با مجموعه داده‌های محدود از جمله اهداف اصلی در توسعه این مدل‌ها است. ایجاد مدل‌های شرطی و درک بهتر فضای پنهان این مدل‌ها به منظور دستکاری ویژگی‌های داده‌های تولیدی از جمله اهداف دیگری است که توسط محققان این حوزه دنبال می‌شود.

۵- الگوهای نوین یادگیری

اولویت های ستاد توسعه اقتصاد دانش بنیان هوش مصنوعی، لیزر و کوانتوم

جهت حمایت از رساله های دکتری و رساله دکتری

یادگیری بانظارت، یادگیری بدون نظارت، و یادگیری تقویتی سه الگوی یادگیری سنتی در هوش مصنوعی هستند. بسیاری از مسائل دنیای واقعی با استفاده از یادگیری بانظارت که وابسته به داده های برچسب خورده است حل می شوند. هزینه بالای برچسب زنی، نیاز مدل های عمیق به تعداد زیاد داده برچسب خورده و حجم بالای داده های بدون برچسب موجود در کاربردهای مختلف باعث به وجود آمدن پارادایم های یادگیری جدیدی نظیر مدل های خودنظارتی (self-supervised) شده است که در آنها یادگیری استخراج ویژگی با تبدیل داده های بدون برچسب به داده های برچسب خورده انجام می شود. ظرفیت بالای این الگوهای یادگیری برای استخراج دانش از مدل های موجود آنها را به روش های جذاب و کارآمدی در حل مسائل دنیای واقعی تبدیل کرده است. کلیه کارهای تحقیقاتی مرتبط با الگوها و روش های یادگیری در این حوزه قرار می گیرد.

۶- معماری های جدید شبکه های عصبی عمیق

یکی از مهمترین شاخه های تحقیقاتی در حوزه یادگیری عمیق مطالعه معماری شبکه های عصبی و تلاش برای ارائه معماری های جدید بوده است. از تحقیق بر روی روش های جستجوی یافتن پارامترهای بهینه یک معماری شناخته شده تا ارائه معماری های جدید در این حوزه از تحقیقات قرار می گیرد. بسیاری از پیشرفت های حاصل در حوزه یادگیری عمیق مرهون معماری های کارآمد توسعه داده شده نظیر شبکه های کانولوشنی، شبکه های عصبی بازگشتی، شبکه های ترنسفورمری، شبکه های کپسولی و شبکه های عصبی گرافی است. بدیهی است در آینده نیز انتظار می رود با ارائه معماری های جدیدی و یا بهبود ساختارهای موجود شاهد رشد و پیشرفت در این حوزه باشیم. طراحی شبکه های عصبی سبک به منظور اجرا بر روی سخت افزارهای خاص منظوره و با توان پردازشی کم نیز از جمله اهداف دیگری است که در این حوزه دنبال می شود.

۷- فشرده سازی مدل ها و کاهش نیاز پردازشی

یکی از مهمترین چالش ها در استفاده از هوش مصنوعی در کاربردهای مختلف حجم بالای حافظه و پردازش مورد نیاز مدل های مورد استفاده است. امکان استفاده از کارت های گرافیکی با توان پردازشی بالا در اغلب وسایلی که در زندگی روزانه بکار گرفته می شوند وجود ندارد و این امر مانع بزرگی در توسعه هوش مصنوعی به این دستگاه ها است. فشرده سازی مدل ها به گونه ای که با کمترین افت دقت امکان اجرای آنها بر روی تجهیزات با توان پردازشی کم فراهم شود هدف تحقیقاتی این حوزه است.

۸. بازنمایی دانش و استدلال ماشینی (Knowledge Representation and Reasoning (KRR)

پیشرفت های خوبی در سال های اخیر در هوش مصنوعی و علی الخصوص پردازش زبان طبیعی صورت گرفته است ولی همچنان با نقص خروجی های محصولات این فناوری ها در زمینه منطق پاسخگویی مواجه هستیم. بازنمایی دانش و استدلال ماشینی یک حوزه بین رشته ای است که میان هوش مصنوعی، درک دانش و استدلال پل ایجاد می کند. این حوزه بر روی توسعه تکنیک ها برای بازیابی، نمایش و استدلال با دانش تمرکز دارد. جنبه های کلیدی بازنمایی دانش و استدلال ماشینی عبارتند از: بازیابی دانش به هدف بازیابی اطلاعات

اولویت های ستاد توسعه اقتصاد دانش بنیان هوش مصنوعی، لیزر و کوانتوم

جهت حمایت از رساله های دکتری و رساله دکتری

مرتبط از منابع متنوعی مانند پایگاه های داده، آنتولوژی ها و وب مورد پردازش قرار می گیرد. استدلال و استنتاج قادر به استدلال منطقی بر روی دانش بازیابی شده می باشد. در این بخش با عدم قطعیت، تضاد و استدلال وابسته به متن ارتباط وجود دارد. فرمالیسم های معمول شامل منطق اول مرتبه، منطق توصیفی و استدلال احتمالی و ... هستند. نمایش دانش زبان های فرمال (مانند RDF و OWL) و ساختارهای مبتنی بر گراف (مانند گراف های دانش) مورد استفاده قرار می دهد.

بازنمایی دانش و استدلال ماشینی نقش کلیدی در پیشرفت هوش مصنوعی با افزایش دسترسی به دانش، قابلیت های استدلال و درک معنایی دارد. محققان همچنان به دنبال رویکردهای نوآورانه برای مقابله با چالش های مقیاس پذیری، قابلیت بیان و کارایی در این حوزه پویا هستند.

۹. مدل های زبانی بزرگ (LLM) Large Language Models

مدل های زبانی بزرگ (LLM)، مدل های هوش مصنوعی قدرتمندی هستند که ابتدا بر روی مقدار زیادی از داده های متنی آموزش داده شده اند. این مدل ها، معمولاً بر پایه ساختارهای ترانسفورمر، توانایی های قابل توجهی در درک زبان طبیعی، تولید متن و ترجمه دارند. برخی از ویژگی های کلیدی LLM عبارتند از: پیش آموزش LLMs در ابتدا بر روی مجموعه های گسترده ای از داده های متنی آموزش می بینند و توانایی پیش بینی کلمه بعدی در جمله را یاد می گیرند. این مرحله پیش آموزش به آن ها امکان ضبط الگوهای زبانی پربار و متناسب با متن را می دهد. ریزتنظیم پس از پیش آموزش، LLM ها می توانند بر روی وظایف خاصی مانند تحلیل احساس، پاسخ به سوالات و غیره تنظیم شوند. تنظیم نهایی مدل را برای اجرای خوب در برنامه های خاص تطبیق می دهد. هدف تحقیقاتی برای پژوهش در زمینه مدل های زبانی بزرگ قادر سازی آنها به استدلال کلاسیک و گذار از استدلال عرفی به استدلال توضیح پذیر مبتنی بر منطق یکنواخت می باشد.