資料探勘加劇科學研究的再現性危機

highscope.ch.ntu.edu.tw/wordpress



資料探勘加劇科學研究的再現性危機 編譯/黃柏瑋

從企業決策到醫療研究,再從道路安全到預防犯罪,資料探勘的成績逐漸受到重視,但亦有為數不少的機器學習技術,粗製濫造,大量產出誤導性結果;而人們又常以這些錯誤結果為根基,向上堆疊出更多研究和決策,侵蝕大眾對AI已然薄弱的信心。

再現性危機

2011年,一組物理學家宣布一則驚人的發現一微中子的傳播速度竟超越光速六十奈秒。經過六個月的反覆驗證,仍然得到同樣的結果;然而,研究人員並未就此罷手慶祝這項物理界的革命發現,反而持續探究造成此一異常現象的癥結,直到發現有一條光纖被錯接了。

這個例子提醒我們「再現性」對於科學的重要性:一個穩固的研究需要經過反覆實驗以及多方的驗證,才能保證結果的真確性與可信度;否則,就像在脆弱地質上蓋房子,未來的努力都將付諸流水,除了資源的損失,更有可能犧牲大眾的安全與健康。

AI產業目前遇到的麻煩之一,正是「再現性危機」。自動車上路想變換車道,深度強化學習(Reinforcement Learning,RL)會在虛擬環境中摸索成千上萬的潛在途徑,直到安全完成任務;但這些嘗試就像被鎖在黑盒子中,外人難以探窺一二,實驗結果難以再現,自然也無從說服大眾自動車技術的可靠性。

Google研究員Ali Rahimi曾將AI比喻為煉金術 (alchemy) —在一次次的試錯中不斷地「學習」。但對於演算法的建構與運作缺乏明確的解釋,又難以「再現性」支持原先的成果,如此,我們還能稱AI為一門科學嗎?

資料挖泥

事實上,AI「再現性危機」的發生,是有跡可循的。

在數據科學的領域中,其實沒有一個統一的擷取、淘選及處理資料的管理標準,這就像 氣候研究中沒有位置座標和氣溫單位一樣,每份報告都可能有著自己獨特的紀錄原則與 方式。當實驗流程繁複,卻欠缺統一的紀錄規範時,「再現性」便受到挑戰。

以臉部辨識系統為例,光是機器訓練、軟體的升級與演算法的修正,步驟都相當複雜,必須鉅細靡遺地被記錄,否則會影響未來修改和重製類似系統的可能。

此外,在科學研究中,我們往往會根據觀察提出假說,再藉由實驗數據來驗證假說是否成立;然而,不少AI研究人員為一己之私,暴力挖掘資料之間的關係,再挑選出表現較好的結果反推假說,硬將兩個毫不相干的現象兜在一起,本末倒置,違背科學實驗應有的初衷。

舉例來說,研究人員試圖利用資料探勘找出素食與癌症間的關聯,苦尋未果卻意外發現紅髮癌症患者不在少數,為了不讓一切努力付諸東流,便將研究主題修改為「髮色與癌症之間的關係」,以迎合這項不合理的因果推論。這樣的作弊手段被謔稱為「資料挖泥」(data dredging / fishing),非但是「再現性危機」的一大禍根,更會扭曲該領域的研究發展走向。

從煉金術到真科學

不得不說,AI確實有著翻轉社會的潛力,不僅改變普羅大眾的日常生活,也顛覆象牙塔內學術研究的型態。可是在我們能保證AI每項決策的品質前,不禁令人遲疑是否能夠委以重任。

於是,當今之務是如何讓AI躋身可靠穩健的真科學,克服再現性危機。就像其他領域的科學一樣,人工智慧,尤其資料探勘的研究也需要一套明確的管理原則,統一規範繁雜的實驗記錄,提升研究的可追溯性(traceability):所有訓練資料的背景和模型參數必須被詳盡地記錄;不同資料序列的合併、分析資料的工具也要通過標準評估。也唯有如此,方能改善研究結果的可信度。

編譯來源

M. Jones, "How do we address the reproducibility crisis in artificial intelligence?", *Forbes*, 26 Oct 2018

參考資料

- 1. P. Ghosh, "AAAS: Machine learning 'causing science crisis'", BBC News, 16 Feb 2019
- 2. TED-Ed. "Is there a reproducibility crisis in science? Matt Anticole", YouTube, 5 Dec 2016.
- 3. R. Letzter, "Google AI expert: machine learning is no better than alchemy", *LiveScience*, 7 May 2018

4. S. Charrington, "The reproducibility crisis and why it's bad for AI", Medium, 23 Mar 2018

(本文由教育部補助「AI報報-AI科普推廣計畫」執行團隊編譯)

Copyright 2020 科學Online