

個体の生体応答記述を志向した毒性病理画像 の潜在表現に関する基礎研究

github ganization



○ **水野 忠快¹,²**, 前寺正太郎¹, 森田勝久¹, 楠原洋之¹

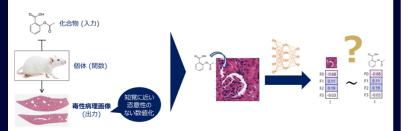
Mizuno-group 1東京大学 大学院薬学系研究科 分子薬物動態学教室, 2統計数理研究所 統計思考院 tadahaya@gmail.com



0.800

■ ①背景

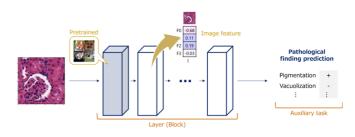
毒性病理画像は個体への生体応答を記述する貴重なデータ



- 病理画像は個体の状態を記述する重要な情報であり、疾患診断や医薬品開発における安全性 評価に不可欠。
- 画像は人間の知覚に近い情報を提供するため,恣意性なく化合物の作用を数値化可能。
- 特に毒性病理画像(化合物が投与された個体の病理組織画像)は、個体が化合物に対して示す 生体応答を反映
- ✓ 化合物と個体を結びつけるデータ駆動型解析研究の対象として極めて重要なデータと言える。

■ ②目的

有用な潜在表現に向け, (1)特徴量抽出層, (2)学習時事前 重みを活用する層(凍結層)の選定の影響を検討する。



- 毒性病理画像の潜在表現は、化合物の個体での作用を表すと考えられる。
- どのようにして有用な潜在表現を取得可能だろうか?
- 表現学習のうち最もシンプルなアーキテクチャの一つである補助タスクの学習による潜在表現抽出 に着目し,以下の問いに答えることを目的とした。
- (1)特徴量をどの層から抽出するか?
- 、 (2)ファインチューニング時,事前学習の重みをどの層まで活用するか?(=ファインチューニング時 に勾配を流さない層)

■ ③方法

使用データ

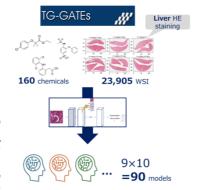
- Open TG-GATEs, 肝病理画像: 23,905WSI
- ✓ 化合物数:160
- ✓ 病理所見数:44

加丁方法

- 512x512 pixelsのパッチ画像へとWSIを 分割して解析に使用。
- まず44所見各々についてWSIへのラベルに 基づき弱教師あり学習にてパッチ単位の所 見有無の推定を実施。
- ✓ 同結果に基づき, 所見有のスコアが0.5を超 える8所見に絞り、以下の解析を実施。

性能評価方法

- ImageNet で 事 前 学 習 済 み の EfficientNetB4を使用。
- ①どのレイヤーから特徴量を抽出するか、②ど のレイヤーまで事前重みを利用するかを振り, 9 * 10 = 90 modelsを構築。
- 所見についてLOOを実施し、7所見を補助タ スクとして学習した後に外していた8所見目を 推定する性能を評価。
- 画像数の多い7つのMoAに関する分類性能 を評価.

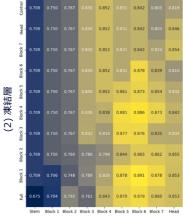


加工方法のフロー

■ 4 結果1

レイヤーの違いが与える補助タスク性能への影響

- ✓ 2つの観点でレイヤーを振って構 築した病理所見予測モデルの 性能(AUROC)をヒートマップに より可視化。
- (1)特徴量抽出層としては、出 力に近い層を選定した方がスコ アが高い傾向にある。
- (2)凍結層については明確な傾 向は認められない。
- 両者についてはスイートスポット が存在する(特定の軸だけでは 決定されない)。
- 特徴量抽出層と凍結層の組み 合わせにより、AUROCは20ポ イントの幅がある。

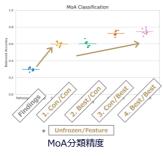


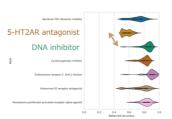
(1) 特徵量抽出層

■ 5 結果2

取得した潜在表現による下流 タスクの性能評価(MoAの分類)

- ✓ 特徴量抽出層と凍結層, それぞれについ て,補助タスクにて最良であったモデル (Best)を用いて下流タスクの性能を評価。 Mode of Action (MoA, 化合物の作
- 用機序)分類を実施。 MoAと Úては、多くの毒性病理画像に共
- 通していた7種を選定して用いた。 対照群として, 病理所見自体を日ベクト
- ルとしたもの, 及びImageNetの事前学 習モデル(Con)を使用して比較。 特徴量抽出層を最適化した場合に精度
- 向上が認められた。 どちらの層もBestなモデルについて, 臓器 特異性の低いDNA阻害剤は高いスコア を示した一方, 臓器特異性の高いセロト こン受容体アンタゴニストは比較的低い精 度を示した。

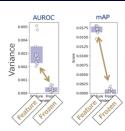




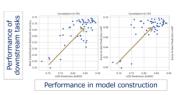
MoAごとの精度

■ 6 結論

- ✓ 補助タスクベースの毒性病理画 像表現学習モデルでは, 特徴量 抽出層の選定がその精度に大き 〈影響する。
- ✓ 凍結層はそれほど大きな影響を 示さなかったものの,特徴量抽出 層との組み合わせではスイートス ポットが認められた。
- ✓ 層選定はAUROCにして20ポイ ント程度影響を与える。
- ✓ 補助タスクの精度は下流タスクの 精度と比較的相関する。



AUROCとmAPの90モデルでの特徴量抽出層・凍結層 方向の分散を算出。特徴量抽出層 大きいことが確認された。



潜在表現を得るための補助タスクの性能と、潜在表現の 福士を現る代表のの相関のアインの工品に、、福士を決して 下流タスクの相関を評価。比較的良好な相関が認められた。ただし特にスコアが低いデータの影響が大きいことは否めず、より詳細な検討が必要とされる。