Vers des Classifieurs Ontologiquement Explicables

G. Bourguin, A. Lewandowski, M. Bouneffa, A. Ahmad SvsReIC - LISIC - ULCO

Problématique

(In)Explicabilité des IA utilisant l'Apprentissage Profond (AP)

Besoin d'entrouvrir les boîtes noires : mouvement XAI (eXplainable AI)

« Expliquer à un utilisateur final le rationnel ayant mené à une décision peut être aussi important que la prédiction »

[L. A. Hendricks et al., Generating visual explanations. In ECCV, 2016.]

Domaine d'illustration

Une petite Pizza?

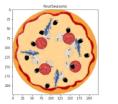
Ontologie des Pizzas (allégée) - Université de Manchester -22 14 sous-classes de NamedPizza

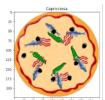
36 16 sous-classes de PizzaTopping

Napoletana ≡ Pizza □ (∃ hasTopping . AnchoviesTopping) □ (∃ hasTopping . OliveTopping)

□ (∀ hasTopping . (AnchoviesTopping □ OliveTopping))

But : classifier des images (synthétiques) de pizzas + expliquer





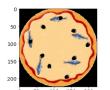
Explicabilité : état de l'art

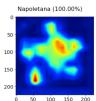
Pondération des features d'entrée

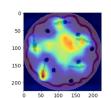
Méthodes post-hoc, agnostiques Grad-CAM, LIME, SHAP, ...

Exemple avec Grad-CAM:

Classifieur « classique » VGG19 pré-entrainé (Imagenet)







Napoletana = anchois + vide (!)

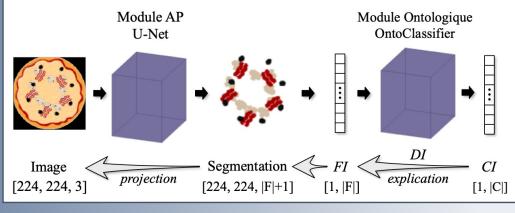
Ne correspond pas à la définition des experts

Proposition: marier AP & Ontologies pour des IA ontologiquement explicables

Fournir des explications au niveau d'abstraction des experts du domaine

Les ontologies capturent les connaissances du domaine. L'inférence ontologique peut être expliquée.

Réalisation: module d'apprentissage profond (segmentation sémantique) + module ontologique (OntoClassifier).



L'OntoClassifier est généré automatiquement à partir de l'ontologie sous la forme d'un graphe de tenseurs.

Directement intégré au pipeline.

Classification de 100 images : Hermit reasoner: ~ 130s OntoClassifier: ~ 1,6s

Résultat: un Classifieur Ontologiquement Explicable

