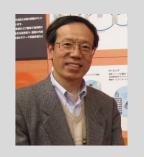
# 深層ニューラルネットワークの 応答時間の短縮



### 教授 趙 強福

#### 概要

〇深層ニューラルネットワーク(DMLP)は、 左下の図のように、たくさんの「層」から 構成される機械学習モデルである。従来、 出力層は一つだけしかないので、任意の入 力に対して、同じ計算量で出力を求める必 要があり、平均応答時間が長い。

〇本技術で提案するDMLPは、複数の出力層を有する。任意の入力に対して、出力の「信頼度」が十分高くなった段階で計算を終了し、結果を出力することによって、平均応答時間を短縮することができる。データの「難易度」だけではなく、クラスの難易度を考慮に入れることもできる。

○また、DMLPを訓練する際に、すべての層を一斉に求めるのではなく、層ごとに成長させていき、精度、信頼度などをもとに、ネットワークの成長を早期に終了し、層の数を最小限に抑えることもできる。

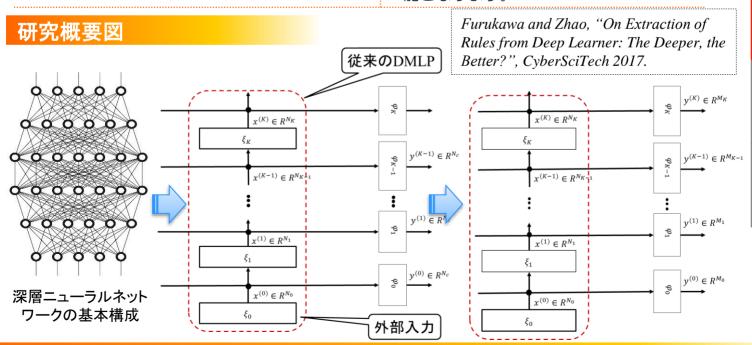
〇更に、各出力層は「理解可能な」学習モデルを使用することができる。例えば、決定木を利用することで、その層で抽出した「特徴」の中で、重要なものを自動的に選定できる。また、そのような特徴をもとに応答結果を「解釈」することもできる。

## 実用化の可能性

〇本技術は、DMLPの威力を発揮しつつ、 応答に要する「平均時間」を短縮するため に利用できる。例えば、NG製品の検出に 応用する際、異常率が低い場合、正常品を 早く、高い確率で判断できるようにモデルを を設計すれば、検査時間を短縮することが できる。また、自動運転の際には、不必要な あるかどうかを先に判断すれば、不必要な 計算を省くことができる。要は、「必要な 類」、「細分類」、「細々分類」などを 類」、「細分類」、「を 類」、「かことによって、システムの実時 間性を向上させることができる。

#### UBICからのメッセージ

〇昨今の深層ニューラルネットワークは、 多層化により様々な問題を解決していますが、応答時間の増大や、内部処理のブラックボックス化が課題となっています。本技術は、これらに対する1つの解決策を与えるものです。今まで一律の処理時間を要していた問題を、難易度に応じて順次応答を返したり、各層で行われている処理の内容を外部から解釈できるようにすることも可能となります。



よく現れるデータに、より速く反応する AI を作りましょう