Step up MRI 2020 最新技術が広げる MRIの可能性:基礎から臨床の最前線まで

Ⅲ 最新 MRI技術の可能性:臨床編

深層学習を用いた画像再構成技術の 臨床応用の実際

中浦 **活** 熊本大学大学院生命科学研究部画像診断解析学分野

近年、深層学習(ディープラーニング) は放射線科領域において多くの注目を集 めている。ディープラーニングは機械学習 の一種であるが、画像の扱いに非常に優 れており、従来の機械学習の用途である computer aided diagnosis (以下. CAD) など以外にも、画質改善において 非常に優れた成果が得られている。本稿 では、MRI におけるディープラーニングを 用いた画像再構成技術について説明する。

MRIの画質と解像度. 撮像時間の関係と従来の 画質改善方法

MRIでは、画質と解像度および撮像 時間については下記のようなトレードオ フの関係があり、MRI の信号雑音比 (signal to noise ratio: SNR) は撮像時 間(加算やパラレルイメージングで変化) の平方根およびボクセルの体積(面内解 像度やスライス圧)に比例する1)。

 $SNR=K \times (Voxel\ Volume) \sqrt{\frac{NSA}{Bandwidth}}$

K:定数, NSA:画像加算回数

すなわち、短時間撮像や高解像度撮 像ではSNRが大きく低下する。このた め、さまざまなフィルタや再構成方法で ノイズを低減させる処理が行われている が、フーリエ変換やウェーブレット変換 を行った上で処理するものが大部分であ る。しかし、画像のノイズと微細構造は 共に高周波領域に分布しているため、こ のような変換で正確に分離することは困 難であり、ノイズを抑制する処理の過程 で一緒に微細構造の信号を抑制してし まう場合が多い。そのため、通常は空間 分解能を保ったままノイズを低下させる のは困難であった。 この問題点を改善 したのが、ディープラーニングを用いた 画像再構成である。

ディープラーニングの基礎

機械学習は, 人工知能のうちデータ 分析や予測に特化した技術であり. 人 間が行っている学習と同様の機能をコン ピュータで実現する技術・手法のことで ある。ディープラーニングはその機械学 習の一種であり、人や動物の神経細胞 をコンピュータ上でシミュレートしたパー セプトロンと呼ばれるものを、用途に合 わせて特定の構造でつなげたものに当た る。パーセプトロンとディープラーニン グの簡単な構造を図1に示すが、1つ 1つのパーセプトロンは入力された信号 に係数をかけて、加算して出力する重回 帰やロジスティック回帰のような非常に 単純なものであり、ごく単純な問題しか 解くことができない。しかし、この欠点 は出力の前にさらにニューロン (中間層) をつなげることにより克服できることが わかり、また、中間層のニューロン数を 増やすことで、とても複雑な関係が表現 できることが解明された。さらに、3層 のままで中間層のニューロン数を増やす 代わりに、中間層の層数を増やし4層、 5層、6層構造にすると、より少ない ニューロン数でもモデルの表現能力が上 がり、原理的にはすべての関数を近似す ることが可能となる。

一方、画像や文章、音楽なども変換 すれば数値データで表現することが可能 であり、画像からの診断、翻訳、文章に 合わせた作曲などの処理は、ある数値