# 超次元計算(Hyperdimensional Computing)アクセラレータ

ー 高速で低消費電力なAIを身近な存在に ー

井阪 友哉(奈良先端科学技術大学院大)

# 背景と提案内容

Hyperdimensional Computing (HDC) はデータ を (数千から数万次元の) 超次元ベクトルで表現し、 分類タスクへ応用可能。従来の機械学習法と比べて、 「高速」「低消費電力」「ノイズに対してロバスト」

な特性を持つ。

HDCは、いくつかの認識 タスクにおいて、従来の 機械学習手法と<mark>同程度の</mark> **精度**を、**高速**かつ**低消費 電力**で達成できる。

精度 (%)	HDC	従来
言語認識	96.7%	97.9%
EMG認識	97.8%	89.7%
音声認識	95.3%	93.6%
画像認識	80.4%	99.7%

HDCを使ったアプリケーションでは、 データを超次元ベクトルに**符号化**し、 独自の演算 **Bind**, **Permutation**, **Bound** を組み合わせて処理する。

→ CPUで実行するのは**高コスト** 

	Bind	Permutation	Bound
演算	ビットワイズ 排他的論理和	循環シフト (単項演算)	ビットワイズ 多数決関数
意味	情報の	情報の	異なる情報を
	関係づけ	順序付け	記憶

このプロジェクトでは…

超次元ベクトル計算を加速させる新たな計算基盤を提案

→ 高速かつ低消費電力かつプログラマブルかつCPUと協働

## 未来の話

本プロジェクトで開発した新たな計算基盤が普及すれば…

HDCアプリケーションの研究者や開発者は実験や開発に必要な試行錯誤のサイクルを大幅に改善できる。 その結果、研究が進むと、精度と速度がさらに改善されたHDCアルゴリズムが生まれる可能性もあり、 開発が進むと、新しいHDCアプリケーションとその利用例が生まれる。

特に、エッジサーバーやIoTのようなエッジ端末にとって、高速で低消費電力でロバストなHDCはすごく相性が良い。電力消費が激しい従来の機械学習よりも環境へ優しく、電力や端末価格のようなコストも安く抑えられるためスマートスピーカやウェラブルデバイスのように、活用範囲は今後も拡大するだろう。本プロジェクトは、このようなHDCの活用と推進に向けた未来をサポートする鍵となる取り組みである。





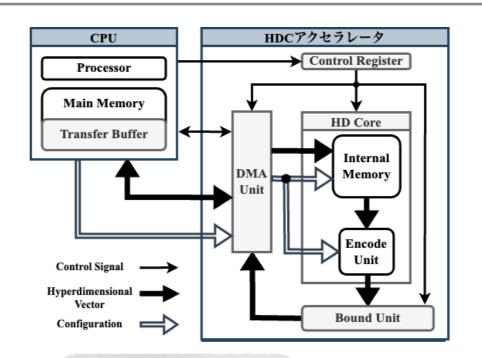




#### HDCアクセラレータ:

HDC独自に定義された算術演算を高速化するための 右図のようなHDCアクセラレータを開発した。 HDCアクセラレータの特徴は次の通り。

- 高速かつ低消費電力なHDC演算器
- 新しい符号化方法に対応できるプログラマビリティ
- 従来のCPUで協調動作することで豊富な ソフトウェア資源を活用できるアーキテクチャ





提案するアーキテクチャは、
Zynq SoC を搭載した
「Xilinx PYNQ-Z1」に実装した

## 成果物

# ライブラリ:

本プロジェクトで開発したライブラリを使うことで、ユーザは**関数を呼び出すだけで**CPUからHDCアクセラレータに指示を出すことが可能になっている。例えば、文献[1]で示されているN-gramの符号化方式は下のようなコードをC言語で書くことになる。

[1]
A. Rahimiet al., "A robust and energy-efficient classifier using brain-inspired hyperdimensional computing," Proc. ISLPED, pp. 64–69, 2016.

# HDCアプリケーション:

音声認識、言語認識のHDCアプリケーションを実装した。それぞれM1 Max (3.00GHz)、Intel Core i7 (1.80GHz)、ARM-v7 Cortex-A9 (0.666GHz)、HDCプロセッサ (0.125GHz)で実行し、速度の評価を行ったところいずれの結果においても本HDCアクセラレータは低消費電力

でありながら**高速に実行できた**。

認識タスクの一例として、画像認識、

