



# Cerebras CS-3で実現する LLM**高速推論**



※本資料に掲載されている会社名・製品・サービス名・ロゴは各社の商標または登録商標です。 また、写真・ロゴマーク・その他の著作物に関する著作権はそれぞれの権利を有する各社に帰属します。 東京エレクトロン デバイス株式会社

CNBU CN技術本部 システムエンジニアリング部 中田 友康

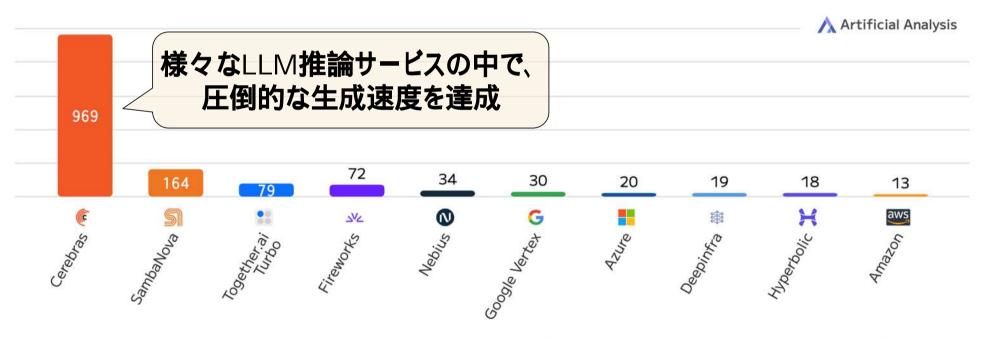
Copyright © Tokyo Electron Device LTD. All Rights Reserved.

### Cerebrasは圧倒的に高速な推論を実現



#### Output Speed: Llama 3.1 405B

Output Tokens per Second; Higher is better; 1,000 Input Tokens



Cerebras Inference measured on a private endpoint optimized for 16K context.

https://cerebras.ai/blog/cerebras-inference-3x-faster

### 本日お話しすること



そもそもCerebras CS-3とは何か

何故、推論を高速化できるのか

高速推論のデモ

もちろん学習に使うこともできます

### 自己紹介:中田 友康



当社が販売しているCerebrasとNVIDIAのAIエンジニアです。





#### 製品技術に関するブログも書いています。ご興味がある方は以下のURLから

https://cn.teldevice.co.jp/blog/

東京エレクトロンデバイス ブログ

検索



大規模自然言語モデル(LLM)で利用されるトークナイザーについて



かなさん、こんにちは Cereinsはプリゼールスエンターアの Nakadaです。 これまで挙作プログにてCerebras及び LLM (大規模自然=はモデル)について投 張していましたが、今回は、LLMに重要 なトークナイザーについて説明します。

大規模自然モデル(LLM)で適切なトークナイザーを利用することの影響について



みなさん。こんにちは
Cerebres プリセールスエンジニアの
Nekadaです。
約回のプログではLLMに重要なトークナ
イザーについて投稿していましたが、今
回は、LLMトークナイザーを作成
し、その結果を元に共有させて頂きま
す。また、作成したトークナイザーの性
総確認を行う方法についても触れさせて
頂きます。

NIM(NVIDIA Inference Microservices)を使ってみました



みなさん、こんにちは
Cerebrasプリセールスエンジニアの
Nakadaです。これまでプログにて大規
概自然書詞(LLM)について掲載させて頂
きましたが、今回はそのLLM環境を簡単
に構築できるツールとして、NVIDIA
Inference Microservices for LLMを使
ってみましたので、そのレポートを掲載
させていただきます。





# Cerebras CS-3のご紹介

▶ 巨大AIチップを搭載したCerebras CS-3についてご紹介します

## Cerebras Systems 企業概要



創業: 2016年4月

米国本社: サニベール カリフォルニア USA

エンジニアリングオフィス: サン・ディエゴ カリフォルニア USA

カナダテクノロジーセンター: オンタリオ カナダ

日本法人: セレブラス・システムズ合同会社

東京都港区西麻布4-14-14

総調達資金: 7.2億ドル超 (約920億円)

**従業員数**: 500 + (350 + **がエンジニア**)

主要製品: CS-3 システム

テクノロジー: Wafer Scale Engine

取得済・出願中特許: 80

販売・サポートパートナー:

東京エレクトロン デバイス株式会社

アライアンスパートナー: 日本ヒューレット・パッカード合同会社

事例顧客: アルゴンヌ国立研究所、国立科学財団 ピッツバーグ・スーパー・コンピューティングセンター

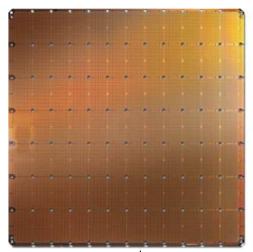
ローレンスリバモア国立研究所、エジンバラ大学パラレルコンピューティングセンター

国立エネルギー研究所、グラクソ・スミス・クライン、アストラゼネカ、トタルエナジーズ



# 世界最大チップ Wafer Scale Engine 3

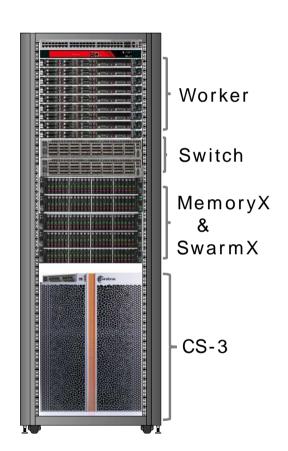




	WSE-3	<b>最新</b> GPU	Cerebras <b>の優位性</b>
チップサイズ	46,225 mm²(21.5cm角)	826 mm²	57 X
コア数	900,000	16,896 FP32 + 528 Tensor	52 X
オンチップ・メモリ	44 Gigabytes	0.05 Gigabytes	880 X
メモリ帯域幅	21 Petabytes/sec	0.003 Petabytes/sec	7,000 X
ファブリック帯域幅	214 Petabits/sec	0.0576 Petabits/sec	3,715 X

### Cerebras CS-3 / Wafer Scale Cluster





Wafer Scale Cluster

### 世界で最もパワフルなAIコンピューター 一つの筐体システムにすべてのソリューションを満載

#### ■ CS-3

- 世界最大チップ Wafer Scale Engine (WSE) を搭載したシステム
- 通常の19インチサーバーラックに容易に設置
- PytorchでDeep Learningの学習/推論が可能
- スパース処理をハードウェアで実装
- SDKの利用でユーザープログラミングによるHPC用途にも適用可能

#### Wafer Scale Cluster

- CS-3で巨大AIモデルを処理するために必要な機器を1ラックにオールインワン
- 1ラックに全て搭載されているため、拡張はラック毎に追加するシンプルな構成



# Cerebras CS-3で実現する高速推論

▶ 今後重要ファクターであるLLM推論高速化についてご紹介します

### LLMの高速推論のニーズ



#### > リアルタイム応答の重要性

● 人間のリアルタイム会話では、数百ミリ秒の応答遅延があると、 会話が途切れたようになり、不自然に感じられます

● Chatbotや動画・音声生成など、LLMを活用したアプリケーション 開発では、リアルタイム性を実現する高速推論が今後重要となります

● アプリケーション要件によっては、生成するスピードだけでなく、 最初のレスポンス時間も重要になる場合があります

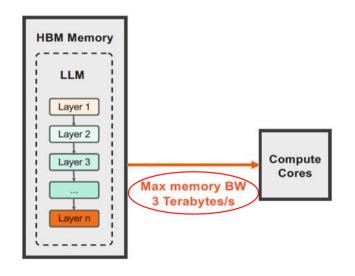


### LLM推論パフォーマンスの壁



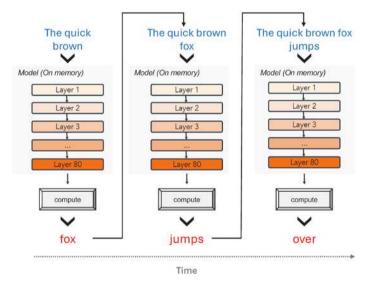
#### > メモリとコンピュートコア間のメモリ帯域の壁

- GPU上ではLLMのパラメータは一旦メモリにロードされ、計算時にコンピュートコアへ転送される
- この際にメモリ帯域幅によるデータ読み出し量の 制約を受けるため、処理遅延に繋がる



GPUメモリとコンピュートコア間接続イメージ

● LLMでは1単語を生成する度にモデルの全パラメータを使用するため、生成する単語数が多い場合、コンピュートコアとメモリ間の転送速度がハードウェアの限界に達する場合がある

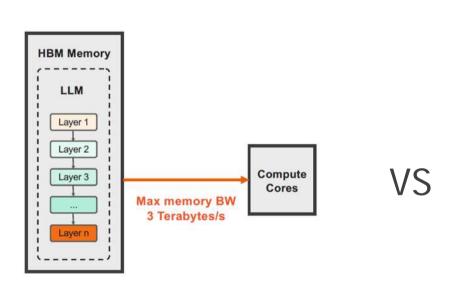


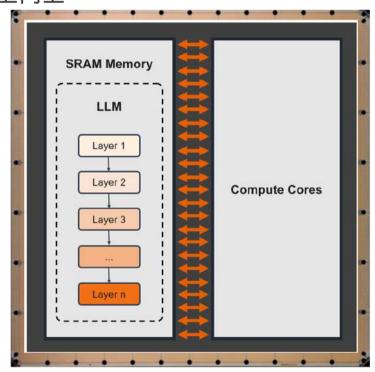
LLMモデルのトークン生成フローのイメージ

### CerebrasによるLLM高速推論のアプローチ



- ▶ 巨大チップにメモリとコンピュートコアを実装
  - Cerebras Wafer Scale Engineは、シリコン上にコンピュートコアとメモリを直接統合
  - メモリ帯域幅が通常のGPUより7000倍、速度が10倍以上向上



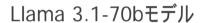


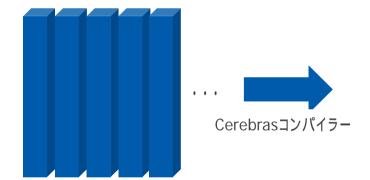
Cerebras Wafer Scaleチップの最大メモリ帯域は「21 PB/s」

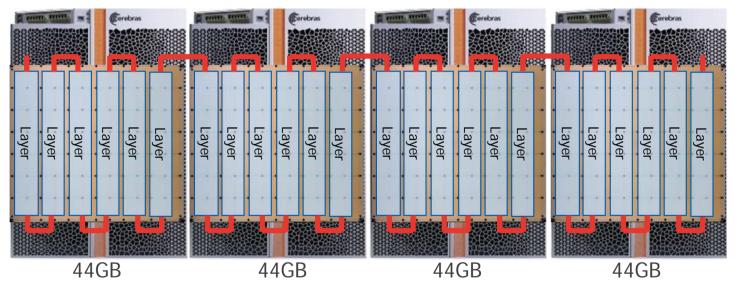
### 生成AI推論モデルの展開イメージ



- ➤ Llama3.1-70BをCerebras CS-3に展開した場合
  - Llama 3.1-70b推論に必要なメモリサイズは140GB(FP16)
  - モデルのレイヤ数は80レイヤ







Cerebras CS-3 4台のトータルメモリ容量 : 176GB



# Connect Beyond 生成AI高速推論デモ

➤ Llama 70Bモデルを使った高速推論のデモをお見せします

### デモを動画でお見せします



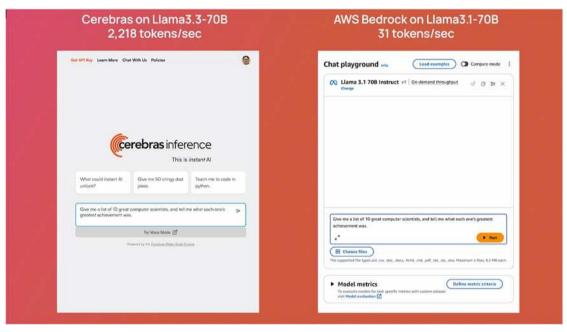
- Llama 70B Speed Test
  - 比較

Cerebras CS-3 推論サービス AWS Bedrock 推論サービス

#### ● 質問内容

Give me a list of 10 great computer scientists, and tell me what each one's greatest achievement was.

(偉大なコンピューター科学者を10人挙げて、 それぞれの偉大な業績を教えて〈ださい)



Cerebras CS-3 推論環境

AWS Bedrock 推論環境





# Onnect Beyond 当社独自LLMの開発

▶ 当社でLlamaモデルをベースとして開発した独自LLMについてご紹介します。

### Llama3-8Bペースの独自大規模言語モデル発表



- ▶ 日本語コーパス及び、弊社独自データを使った大規模自然言語モデル
- ▶ 学習にはCerebras CS-3を利用



+フォロー … Cerebras Systems (Cerebras 41,477人のフォロワー 3週間前 • 編集済み • ⑤ Llama3-tedllm-8B-v1, a proprietary Japanese large-scale language model based on Meta's Llama3-8B and trained on 173 billion tokens using Cerebras CS-3. This model offers enhanced Japanese language precision with industryspecific adaptation, efficient training powered by Cerebras CS-3, and effective document generation and decision support. Learn more about TED's advancements in corporate AI in Japan: https://hubs.li/Q02WT2Zw0 Check out Llama3-tedllm-8B-v0 on Hugging Face: https://hubs.li/Q02WSTFG0 翻訳を表示 Llama 3 TEDLLM 8B Parameters, trained on 173B tokens Enhanced Japanese precision with industry-specific adaptation 1件のコメント・9件の再投稿

出典:https://www.linkedin.com/posts/cerebras-systems\_cerebras-and-tokyo-electron-device-ltd-activity-7259353755299532801-6EM-

## TEDLLM(Llama3-tedllm-8b) 仕様



- ➤ Meta Llama3-8bモデルに継続事前学習を実施
- ➤ 正式名称は「Llama3-tedllm-8b」
- ▶ 日本語精度を上げるために、独自トークナイザーを作成
- ➤ LLMスケール則を考慮し、1730億トークンのデータセットを利用

TED版LLM仕樣		
LLM <b>ベースモデル</b>	Meta Llama3-8B	
言語	日本語·英語	日本語、英語を再学習
メッセージコンテキスト	8192	Llama3 <b>仕様と同等</b>
トークナイザー	独自トークナイザー	Llama3-8B <b>をベースに利用データで再学習</b>
学習手法	Continual Pre-training(継続的事前学習)	Full fine-tuning
利用タスク	Q <b>&amp;</b> A	PEFT <b>チューニング</b> (Lora)で微調整
利用データセット	日本語の一般コーパスとTED独自データ	データサイズ 100GB トータルトークン数 1730億トークン

## TEDLLM(Llama3-tedllm-8b) 開発システム紹介



▶ 学習規模に合わせて、2つのシステムで開発

Cerebras CS-3 in Cerebras Datacenter

- ✓ 計算リソースが必要なフルファインチューニングで利用
- ✓ Cerebraクラウドサービスでご利用できます

#### DGX A100 in TED AI Lab

- ✓ PEFTチューニング(Lora)及び推論実行で利用
- ✓ TEDエンジニアリングサービスでご利用できます

#### CS-3 Wafer Scale Cluster











