



NTT株式会社 **執行役員 研究企画部門長** 木下 真吾



① 日本語性能のさらなる向上

② 特化型モデル開発効率の向上

③ 低コスト・高セキュアの維持、国産AI



①日本語性能のさらなる向上

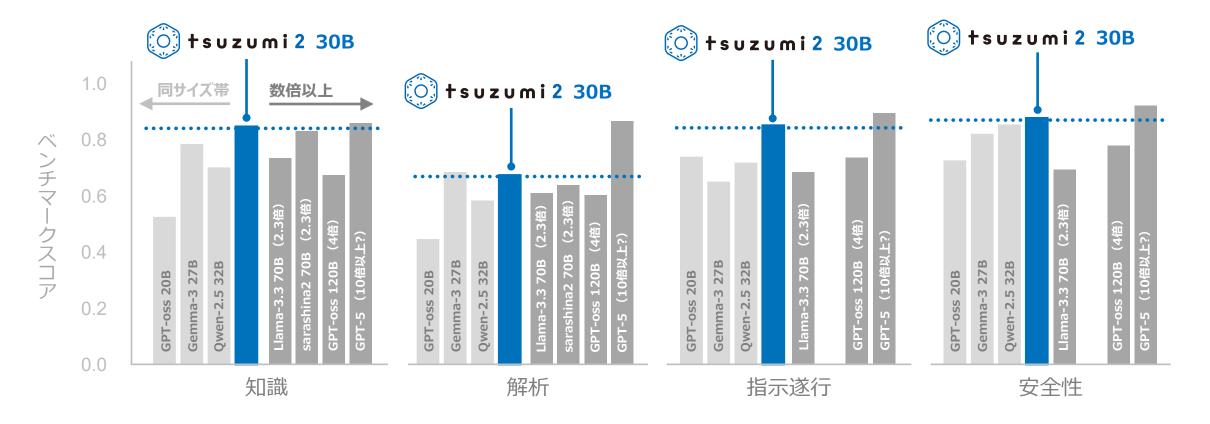
② 特化型モデル開発効率の向上

③ 低コスト・高セキュアの維持、国産AI

特長① 日本語性能のさらなる向上



- 同サイズ帯のモデル(Gemma-3等)では世界トップクラスの日本語性能
- 数倍以上大きなモデル(GPT-oss 120B, GPT-5等)にも引けを取らない性能でコストパフォーマンスに優れる



※評価条件 ・ 知識:Ilm-jp-eval(JAQKET (日本語QAタスク), NIILC(質問応答), JCommonsenseQA(常識推論能力)), pfgen-bench(PFN日本知識ベンチ)の平均値

・解析: Ilm-jp-eval (Wikipedia読み推定, Wikipedia係り受け解析)の平均値

• 指示遂行: M-IFEval_Ja

• 安全性: AnswerCarefully (x0.2)

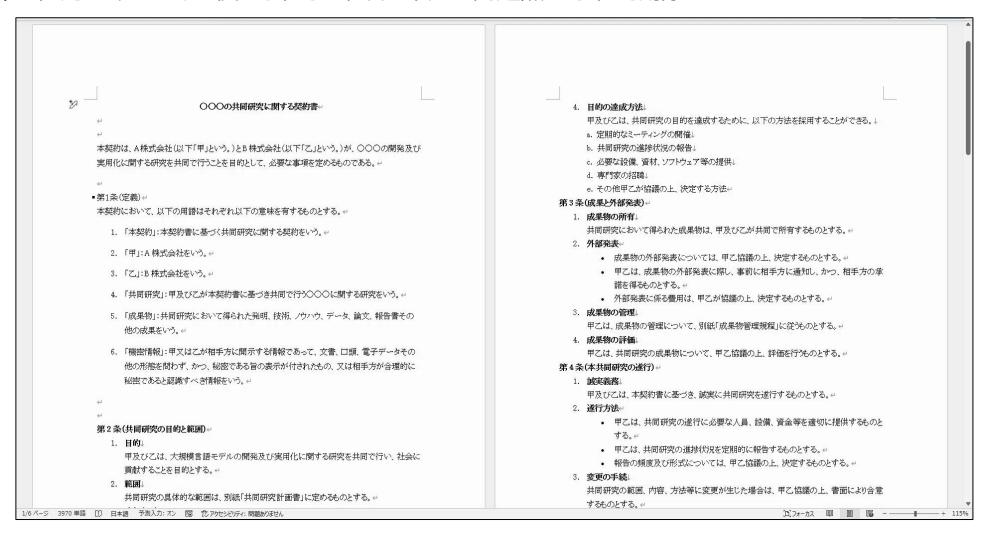
・ 知識と解析においては、事前学習モデルを使用。ただし、GPT-oss 20B/120B, GPT-5は事前学習モデルが公開されていないため事後学習モデル(Reasoningモデル)を使用

• 指示遂行と安全性において、全て事後学習モデルを使用。sarashina2 70Bは事後学習モデルが公開されてないため対象外

特長① 日本語性能のさらなる向上



契約書案を社内チェックリストを使って確認。条項の不足や問題点を的確に指摘



特長① 日本語性能のさらなる向上



ニュースリリースの改善提案。重要な改善点(簡潔な表現や全角半角の混在)を指摘





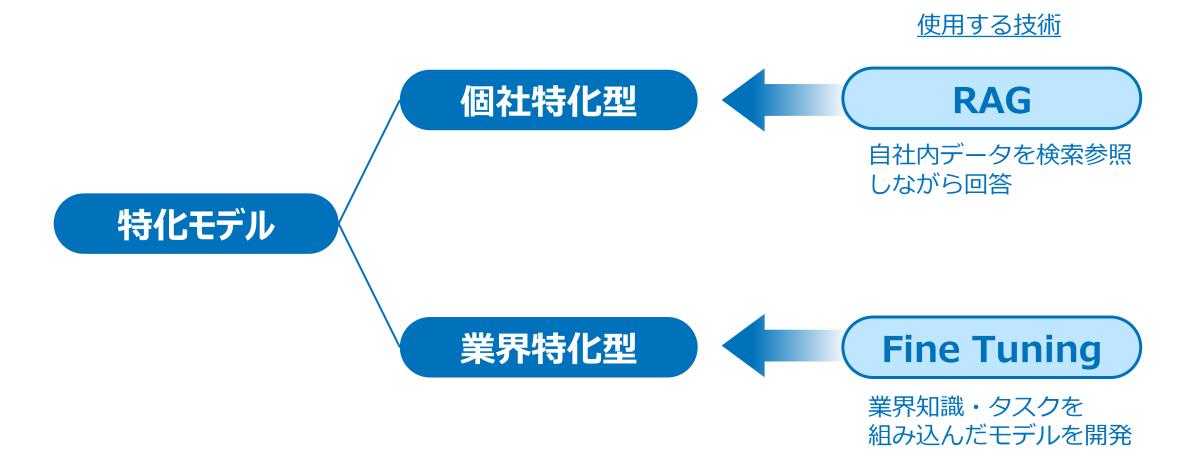
①日本語性能のさらなる向上

② 特化型モデル開発効率の向上

③ 低コスト・高セキュアの維持、国産AI

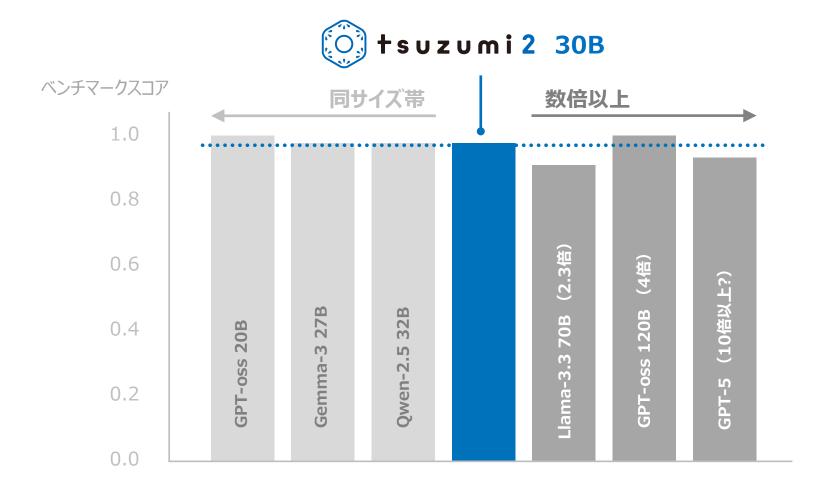
特長② 特化モデル開発効率の向上





特長② 特化モデル開発効率の向上(RAG) のNT

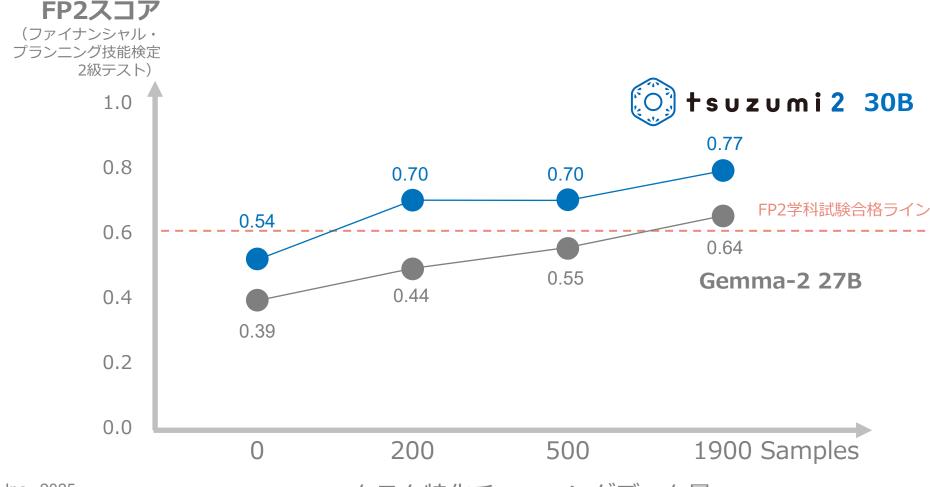
実システムへの適用評価において世界トップクラスのRAG性能を実現(財務システムに関する社内ヘルプデスク)



特長② 特化モデル開発効率の向上 (F.T)



- 金融業界の追加知識 + タスク特化チューニングによって、世界トップクラスの金融タスク性能を実現
- 他モデルに比べて少ないチューニングデータで高性能を実現



タスク特化チューニングデータ量 10



① 日本語性能のさらなる向上

② チューニング (個社・業界特化) 性能の向上

③ 低コスト・高セキュアの維持、国産AI

特長③ 低コスト・高セキュアの維持





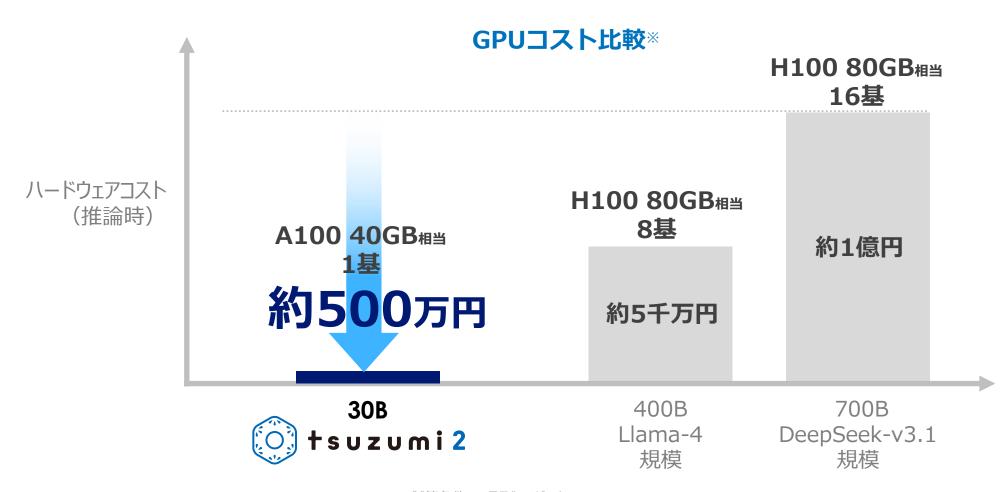
Why 30B? Only 1 GPU On-premise



特長③ 低コストの維持



大規模クラスと比べて、推論コストを約10~20分の1に低減可能



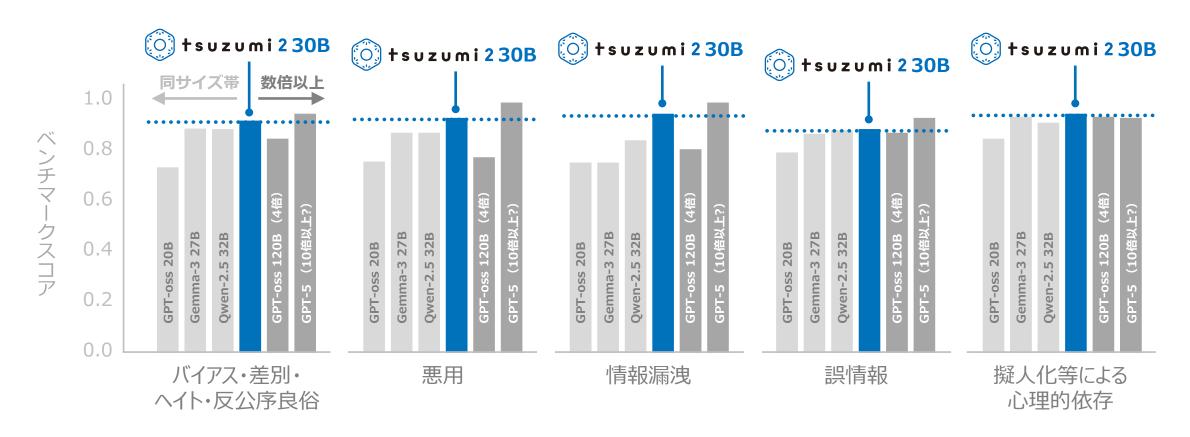
- ※試算条件 ・ 量子化: 8ビット
 - 必要GPUメモリサイズ:パラメタ数x量子化サイズ/8bit(30Bは30GB、400Bは400GB、700Bは700GB)
 - ・ Llama-4(Llama 4 Maverick)は、MoE, H100 x 8 (1ノード)動作、DeepSeek-v3.1は、MoE, H100 x 16 (2ノード)動作を前提
 - ハードウェアコストは、上位GPU H100 80GB: 1,000万円/台,下位GPU A100 40GB: 500万円/台として換算、その他の運用 などの費用は含まず

特長③ 高セキュアの維持



モデル自身の安全性も主要モデルと比較して高いスコアをマーク

日本語安全性比較※



© NTT, Inc. 2025 ※評価条件 AnswerCarefully (x0.2)

特長③ 国産AI

ONTT

海外製オープンAIに頼ることなく、スクラッチで開発

LLMの開発アプローチ

海外製オープンAIをベースに 日本語データで追加学習





• NTT tsuzumi

