

検索エンジン CONNECTED PAPERS

Showing paper suggestions for "failure solution LLM".

AI-Driven Priority-Based Predictive Maintenance of Automotive Systems
Manojith Bhat V, Aneesh Sai Grandhi, Aditya Ravi, Ganesh N Nalk, Sujay Arun Kudtarkar, A. M R
2025 9th International Conference on Computational System and Information Technology for Sustainable Solutions (CSITSS).
0 Citations, 11 References

The application of artificial intelligence (AI) has become very important in the rapidly evolving automotive sector for improving vehicle maintenance plans. The paper presents an AI-driven, priority-based predictive maintenance system designed to improve service schedules by classifying [Show more](#)

Look Twice before You Leap: A Rational Agent Framework for Localized Adversarial Anonymization
Donghang Duan, Xu Zheng, Yuefeng He, Chong Mu, Leyi Cai, Lizong Zhang
arXiv.org 2025.
0 Citations, 0 References

Current LLM-based text anonymization frameworks usually rely on remote API services from powerful LLMs, which creates an inherent privacy paradox: users must disclose data to untrusted third parties for guaranteed privacy preservation. Moreover, directly migrating current solutions to local [Show more](#)

Bridging Large Language Models and Logic Programming
Valerio Crocetti, A. Dragoni
2025 IEEE International Conference on Metrology for eXtended Reality, Artificial Intelligence and Neural Engineering (MetroXRAINE).
0 Citations, 16 References

This paper introduces a self-correcting framework. The source code is available at: <https://github.com/Pryce22/LLM-Prolog> that converts natural language queries into executable Prolog code. The core of our approach is an iterative refinement loop that leverages structured [Show more](#)

Provable Scaling Laws for the Test-Time Compute of Large Language Models
Yanxi Chen, Xuchen Pan, Yaliang Li, Bolin Ding, Jingren Zhou
2024.
6 Citations, 53 References

We propose two simple, principled and practical algorithms that enjoy provable scaling laws for the test-time compute of large language models (LLMs). The first one is a two-stage knockout-style algorithm: given an input problem, it first generates multiple candidate solutions, and then [Show more](#)

CAW-coref: Conjunction-Aware Word-level Coreference Resolution
Karel D'Oosterlinck, Semere Kiros Bitew, Brandon Papineau, Christopher Potts, Thomas Demeester, Chris Develder
CRAC 2023.
14 Citations, 25 References

State-of-the-art coreference resolutions systems depend on multiple LLM calls per document and are thus prohibitively expensive for many use cases (e.g., information extraction with large corpora). The leading word-level coreference system (WL-coref) attains 96.6% of these SOTA systems. [Show more](#)

AutoBench: A Dynamic Benchmark for Auditing Scientific Reasoning in Large Language Models
Shima Imani, Seungwhan Moon, Adel Ahmadyan, Lu Zhang, Kirmani Ahmed, Babak Damavandi
0 Citations, 18 References

S2 TL,DR: This work introduces AutoBench, a novel synthetic benchmark for experimental auditing of LLM reasoning, robustness, and failure modes, and evaluates a range of state-of-the-art instruction-tuned LLMs on AutoBench, revealing new insights into their scientific reasoning capabilities. [Show more](#)

Which Agent Causes Task Failures and When? On Automated Failure Attribution of LLM Multi-Agent Systems
Shaokun Zhang, Ming Yin, Jieyu Zhang, Jiale Liu, Zhiguang Han, Jingyang Zhang, Beibin Li, Chi Wang, Huazheng Wang
International Conference on Machine Learning 2025.
53 Citations, 51 References

Failure attribution in LLM multi-agent systems-identifying the agent and step responsible for task failures-provides crucial clues for systems debugging but remains underexplored and labor-intensive. In this paper, we propose and formulate a new research area: automated failure attribution. [Show more](#)

On Multi-Step Theorem Prediction via Non-Parametric Structural Priors
Junbo Zhao, Ting Zhang, Can Li, Wei He, Jingdong Wang, Hua Huang
2026.
0 Citations, 0 References

Multi-step theorem prediction is a central challenge in automated reasoning. Existing neural-symbolic approaches rely heavily on supervised parametric models, which exhibit limited generalization to evolving theorem libraries. In this work, we explore training-free theorem prediction through [Show more](#)

Evaluating Robustness of Reasoning Models on Parameterized Logical Problems
Naim Es-sebbani, Esteban Marquer, Y. Salhi, Zied Bouraoui
2026.
0 Citations, 36 References

Logic provides a controlled testbed for evaluating LLM-based reasoners, yet standard SAT-style benchmarks often conflate surface difficulty (length, wording, clause order) with the structural phenomena that actually determine satisfiability. We introduce a diagnostic benchmark [Show more](#)

The Reasoning-Creativity Trade-off: Toward Creativity-Driven Problem Solving
Max Ruiz Luyten, M. Schaar
arXiv.org 2026.
0 Citations, 0 References

State-of-the-art large language model (LLM) pipelines rely on bootstrapped reasoning loops: sampling diverse chains of thought and reinforcing the highest-scoring ones, mainly optimizing correctness. We analyze how this design choice is sensitive to the collapse of the model's distribution over [Show more](#)

関連論文 | 学術論文を検索・閲覧する

過去の作品 派生作品 リストビュー フィルター もっと

原紙
回転機械における異常検出のための自己教師あり学習アプローチ
 ファブリツィオ・デ・ファブリツィス, K. グリリアス 2024

原紙
AIを活用した優先度ベースの自動車システム予測保守
 マノジス・バート・V.、アニーシュ・サイ、ダランディ、アディティヤ... 2025

ディフライム
生成AIによる製造業の再構築：現在の応用例と今後の方向性に関する包括的なレビュー
 シン・ハーヴィンダー 2025

Amazon Bedrock を使用した生成型 AI の実践ガイド：生成型 AI アプリケーションの構築、デプロイ、およびセキュリティ対策
 アマイク・バタチャルジー 2025

大規模言語モデルとマイクロコントローラの統合による産業オートメーションプロセスの最適化
 スル・ダシュガミルリ 2024

製造業における生成型AI：最近の応用例と将来展望に関する文献レビュー
 サラ・シャフィー 2025

航空機推進システムの診断および保守における大規模言語モデルの応用
 ミコワイ・クレコヴィツキ、G. シマンスキ、マレク・ワリゴルスキ、ヴ... 2024

診断-LLaVA
 アマンクマル、マフブルアラム、アーメド K. ファラハット、マヘ... 2024

深層学習を用いた回転機械の予知保全
 M. アリ、ナイシャライ、レイド アブドゥラ 2024

予測から処方へ：コンテキスト認識型保守意思決定支援のための大規模言語モデルエージェント
 ハオシュアン・デン、ベルナデティン・ナモアノ、ボハオ・ジェン、サニ... 2024

航空機推進システムの診断および保守における大規模言語モデルの応用
 Mikolaj Klekowicz, Wojciech Misztal
 2024年, 科学技術研究ジャーナル
 引用文献2件 保存済み

開く: オープングラフ 原点を追加

本研究は、航空機推進システムの診断と保守における大規模言語モデル (LLM) の応用について掘り下げています。航空技術の急速な進歩により、機器の故障を予測し防止するための高度なツールの必要性が高まっています。大規模なデータセットで学習された LLM は、テレメトリデータと運用データを分析し、診断情報と保守推奨事項を提供する可能性を秘めています。本研究では、センサーデータの解釈、異常の特定、保守ガイドラインの生成における LLM の能力を検証します。LLM の性能と限界は、NASA の合成データを用いて現実世界のシナリオをシミュレートすることで評価されます。データ品質やモデルの限界といった課題はあるものの、LLM は航空機推進システムの保守の信頼性と効率を大幅に向上させることができることが示されています。

本研究は、航空機推進システムの診断と保守における大規模言語モデル (LLM) の応用について掘り下げています。航空技術の急速な進歩により、機器の故障を予測し防止するための高度なツールの必要性が高まっています。大規模なデータセットで学習された LLM は、テレメトリデータと運用データを分析し、診断情報と保守推奨事項を提供する可能性を秘めています。本研究では、センサーデータの解釈、異常の特定、保守ガイドラインの生成における LLM の能力を検証します。LLM の性能と限界は、NASA の合成データを用いて現実世界のシナリオをシミュレートすることで評価されます。データ品質やモデルの限界といった課題はあるものの、LLM は航空機推進システムの保守の信頼性と効率を大幅に向上させることができることが示されています。