



Rapport du Projet métier

Amélioration de TRIZ avec des modèles de langage volumineux (LLM) pour l'analyse automatisée des brevets

Réalisé par : DRIEF NISRINE / KAWTER HATTAKI

Encadré par : Madame Ibtissam EL Hassani

Filière : Génie Industriel option Intelligence Artificielle & Data Science

Année scolaire : 2024/2025

8 mai 2025

Table des matières

Remerciements					
\mathbf{R}	ésum	ıé		5	
In	trod	uction	générale	6	
1	Cac	drage o	du projet et recherche bibliographique	7	
	1.1	Introd	luction	7	
	1.2	Objec	tifs	7	
	1.3	État	de l'art	7	
		1.3.1	Théorie de Résolution des Problèmes Inventifs	7	
		1.3.2	Les Fondements de TRIZ	8	
		1.3.3	Les Outils de TRIZ	8	
		1.3.4	Les Large Language Models (LLM)	10	
		1.3.5	Revue des articles scientifiques	10	
2	Inté	egratio	on des LLMs dans la Phase d'Abstraction TRIZ	14	
	2.1	La Ph	nase d'Abstraction Traditionnelle	14	
		2.1.1	Identification des paramètres contradictoires	14	
		2.1.2	Formulation de la contradiction	15	
	2.2	Appor	rt des LLMs dans l'Abstraction	16	
		2.2.1	Extraction Automatique des Paramètres	16	
		2.2.2	Reformulation en Problème Générique	16	
3	Collecte et Génération des Données				
	3.1	Collec	ete des Données	18	
	3.2	Traite	ement des Données	18	
		3.2.1	Nettoyage du Texte	18	
		3.2.2	Extraction Structurée	19	
		3.2.3	Analyse de la Matrice		
	Con	clusion	*	19	

4	Benchmarking et Choix du Modèle LLM				
	4.1	Introduction			
	4.2	Modèle 1 : GPT-2 de Hugging Face			
		4.2.1 Fonctionnement			
		4.2.2 Résultats			
	4.3	Modèle 2 : deepseek-r1-distill-llama-70b via API Groq Cloud .			
		4.3.1 Fonctionnement			
		4.3.2 Résultats			
	4.4	Modèle 3 : TinyLlama via Ollama			
		4.4.1 Fonctionnement			
		4.4.2 Résultats			
	4.5	Modèle 4 : llama-3.3-70b-versatile			
		4.5.1 Fonctionnement			
		4.5.2 Résultats			
	4.6	Analyse Comparative des Modèles			
	Con	clusion du Benchmarking			
		O Company of the comp			
5	Imp	plémentation de l'Interface Streamlit pour l'Intégration			
	LLI	M-TRIZ			
	5.1	Configuration Initiale et Chargement des Données			
		5.1.1 Explications			
	5.2	Extraction des Paramètres de Contradiction			
		5.2.1 Implémentation Code			
		5.2.2 Fonctionnement			
	5.3	Recherche dans la Matrice Excel			
		5.3.1 Implémentation Code			
		5.3.2 Points Clés			
	5.4	Génération des Solutions			
		5.4.1 Implémentation Code			
		5.4.2 Améliorations Apportées			
	5.5	Interface Utilisateur			
		5.5.1 Implémentation de l'Interface			
		5.5.2 Fonctionnalités Clés			
		5.5.3 Points Forts			
		Conclusion			
	5.6	Démonstration Pratique			
	5.0	Domonourumon i iumquo			
6	Svs	tème d'Évaluation des Solutions TRIZ			
	6.1	Mécanisme d'Évaluation			
	6.2	Critères d'Évaluation Détaillés			
	~				

Conclu	sion G	Générale	38
6.3	Avance	ées Principales	38
	6.3.1	Automatisation Efficace	38
	6.3.2	Robustesse Technique	38
	6.3.3	Résultats Concrets	39
6.4	Limite	es et Perspectives	39

Remerciements

On souhaite exprimer notre sincère reconnaissance à Madame Ibtissam EL Hassani pour son encadrement exceptionnel tout au long de ce projet. Votre expertise dans le domaine de l'intelligence artificielle et votre approche pédagogique ont été des atouts majeurs pour la réussite de ce travail. Vos conseils avisés et vos retours constructifs nous ont permis d'approfondir notre compréhension des modèles de langage et de leur intégration avec la méthodologie TRIZ. Votre disponibilité et votre engagement ont grandement facilité la résolution des défis techniques rencontrés lors du développement. Cette expérience sous votre supervision a considérablement enrichi nos compétences en recherche appliquée et en innovation technologique. Nous garderons de ce projet le souvenir d'un accompagnement professionnel exigeant et bienveillant qui a su stimuler notre curiosité intellectuelle et notre rigueur scientifique.

Résumé

L'analyse manuelle de brevets est chronophage et sujette à des biais humains, limitant l'efficacité de l'innovation. Les méthodes traditionnelles comme TRIZ (Théorie de Résolution des Problèmes Inventifs) restent sous-exploitées en raison de leur complexité et du manque d'outils automatisés.

Ce projet propose un cadre novateur intégrant des **modèles de langage** (**LLMs**) avec **TRIZ** pour automatiser l'extraction, la classification et la suggestion de solutions innovantes à partir de bases de brevets. Nous utilisons un certain nombre de langages comme **deepseekR1** et **llama3.0** pour le traitement du langage naturel (NLP), couplés à une base de données structurée de principes TRIZ.

TRIZ offre une méthode structurée pour résoudre des problèmes techniques, évitant les solutions aléatoires. Mais son efficacité dépend de la capacité de l'utilisateur à identifier les contradictions et à appliquer les principes. TRIZ propose des principes, mais leur application nécessite une adaptation au contexte spécifique. Notre objectif est de dépasser ces limites en intégrant l'intelligence artificielle et des modèles automatisés pour simplifier ses étapes complexes, rendre la méthode plus accessible et accélérer la résolution des problèmes techniques.

Introduction générale

Dans un paysage industriel et technologique en constante évolution, la résolution de problèmes complexes nécessite des approches à la fois structurées et créatives. La **méthode TRIZ** (Théorie de Résolution des Problèmes Inventifs) offre un cadre puissant pour identifier et surmonter les contradictions techniques en s'appuyant sur des principes inventifs éprouvés. Cependant, son application manuelle peut être exigeante en temps et en expertise.

Ce projet explore comment les **modèles de langage (LLM)** peuvent optimiser et accélérer la méthode TRIZ grâce à des **prompts ciblés**, en trois étapes clés :

- 1. Extraction automatique des paramètres contradictoires à partir d'un problème technique formulé en langage naturel.
- 2. Suggestion des principes inventifs pertinents, en s'appuyant sur les 40 principes de TRIZ et leur logique sous-jacente.
- 3. **Projection réaliste des solutions** proposées, en contextualisant les principes abstraits dans des applications concrètes et réalisables.

Inspiré par nos échanges précédents sur l'IA générative et la modélisation des contraintes, ce travail vise à **combiner la rigueur de TRIZ avec la flexibilité des LLM**. L'objectif est d'aider les ingénieurs, designers et innovateurs à générer des idées robustes tout en réduisant le biais cognitif.

En formalisant cette synergie entre TRIZ et IA, ce projet ouvre la voie à des **systèmes d'innovation assistée plus accessibles**, où la machine joue le rôle de catalyseur pour la créativité humaine.

Structure : Ce rapport présente d'abord l'état de l'art, puis décrit notre méthodologie, les résultats obtenus, et une discussion sur les limites et perspectives.

Chapitre 1

Cadrage du projet et recherche bibliographique

1.1 Introduction

L'analyse de brevets est un pilier de l'innovation industrielle, mais son processus manuel est lent et coûteux. TRIZ offre une méthodologie puissante pour résoudre des problèmes techniques, mais son application reste limitée par la nécessité d'une expertise humaine.

1.2 Objectifs

- Automatiser l'extraction des problèmes techniques et des solutions à partir de brevets.
- Intégrer TRIZ et LLMs pour suggérer des principes d'innovation pertinents.
- Simplifier les étapes complexes de TRIZ, rendre la méthode plus accessible et accélérer la résolution des problèmes techniques.

1.3 État de l'art

1.3.1 Théorie de Résolution des Problèmes Inventifs

- La méthode TRIZ est une approche structurée pour résoudre des problèmes techniques et organisationnels.
- Elle repose sur l'idée que les problèmes et leurs solutions sont souvent similaires dans différents domaines.

- TRIZ propose des outils pour caractériser les problèmes et suggère des solutions innovantes basées sur des principes universels.
- Cette méthode est particulièrement utile pour les problèmes complexes où des contradictions techniques apparaissent.

1.3.2 Les Fondements de TRIZ

TRIZ vise à augmenter l'**idéalité** d'un système, c'est-à-dire à maximiser ses avantages tout en minimisant ses coûts et ses inconvénients. L'idéalité se calcule comme suit :

$$Id\'{e}alit\'{e} = \frac{Avantages}{Co\^{u}ts + Inconv\'{e}nients}$$

FIGURE 1.1 – Formule de l'idéalité

1.3.3 Les Outils de TRIZ

- La Matrice des Contradictions: La matrice TRIZ est un outil clé pour identifier et résoudre les contradictions techniques. Elle relie 39 paramètres techniques (comme la vitesse, la force, la stabilité, etc.) et propose des 40 principes inventifs pour résoudre les contradictions. Exemple: Si vous voulez augmenter la vitesse d'un véhicule (paramètre 9) sans augmenter sa consommation de carburant (paramètre 19), la matrice TRIZ suggère des principes comme la segmentation ou l'extraction.
- Les 40 Principes Inventifs : Ces principes sont des solutions universelles applicables à divers problèmes techniques. En voici quelques-uns :
 - **Principe 1 : Segmentation** Diviser un système en parties indépendantes pour simplifier sa conception ou son fonctionnement.
 - Principe 10 : Action Préalable Effectuer des actions préventives pour éviter des problèmes futurs.
 - Principe 35 : Changement de Propriétés Modifier les propriétés d'un système pour améliorer ses performances.
- Les 4 Principes de Séparation : Ces principes aident à résoudre des contradictions en séparant des propriétés dans le temps ou l'espace :
 - **Séparation dans le Temps :** Utiliser une propriété à un moment donné et une autre à un autre moment.

- **Séparation dans l'Espace :** Utiliser une propriété dans une partie du système et une autre dans une autre partie.
- Les 8 Lois d'Évolution : Ces lois décrivent comment les systèmes techniques évoluent naturellement. Par exemple :
 - Loi 1 : Intégrité des Parties Les systèmes évoluent vers une intégration plus poussée de leurs composants.
 - Loi 2 : Dynamisation Les systèmes deviennent plus flexibles et adaptables au fil du temps.

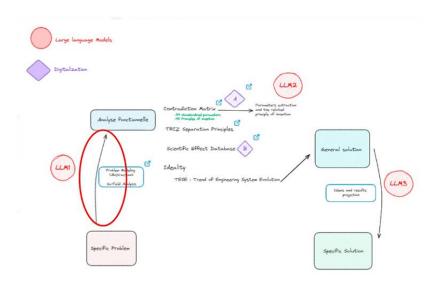


FIGURE 1.2 – Flux de travail de TRIZ

Les Avantages de TRIZ:

- **Systématisation de l'Innovation :** TRIZ offre une méthode structurée pour résoudre des problèmes techniques, évitant les solutions aléatoires.
- Universalité : Les principes de TRIZ sont applicables à divers domaines, de la mécanique à l'électronique.
- **Réduction des Coûts :** En identifiant des solutions innovantes, TRIZ permet de réduire les coûts de développement et de production.

Les Limites de TRIZ:

— **Complexité**: La méthode peut être difficile à maîtriser, surtout pour les débutants.

- Dépendance à l'Expertise : L'efficacité de TRIZ dépend de la capacité de l'utilisateur à identifier les contradictions et à appliquer les principes.
- Pas de Solution Magique : TRIZ propose des principes, mais leur application nécessite une adaptation au contexte spécifique.

Notre objectif : Dépasser ces limites en intégrant l'intelligence artificielle et des modèles automatisés pour simplifier les étapes complexes de TRIZ, rendre la méthode plus accessible et accélérer la résolution des problèmes techniques.

1.3.4 Les Large Language Models (LLM)

Définition et Origine

Les Large Language Models (LLM) sont des modèles d'intelligence artificielle basés sur des architectures de deep learning, spécialement conçus pour comprendre, générer et manipuler du language naturel.

Fonctionnement Clé

- Architecture Transformer : Basée sur des mécanismes d'attention (self-attention)
- Apprentissage auto-supervisé : Pré-entraînement sur des tâches comme le masked language modeling
- Scale Law: Leur performance s'améliore avec la taille

1.3.5 Revue des articles scientifiques

Article 1 : Large Language Model : Design Mobile Platform for Problem Solving Ideation

Auteurs: K. Haryono, A.F. Hidayatullah

Publication: 9th International Conference, IEEE, 2024

Lien: https://ieeexplore.ieee.org/abstract/document/10809976/

Contexte et Objectif L'objectif de cet article est de développer une plateforme mobile basée sur les LLM pour stimuler l'idéation et la résolution de problèmes techniques dans un contexte TRIZ. L'idée est d'utiliser les capacités de génération de texte des modèles LLM pour faciliter la créativité lors de l'analyse des contradictions techniques.

Méthodologie Technique

- Choix du Modèle LLM :
 - Utilisation de **GPT-4** pour sa capacité à comprendre des formulations complexes
 - Intégration via une API Cloud pour disponibilité mobile

— Architecture de la Plateforme :

- Front-end Mobile : Développé en **Flutter**
- Back-end : Python Flask pour gérer les requêtes API
- Fonctionnalités clés :
 - Génération automatique d'idées
 - Suggestions basées sur les 40 principes TRIZ

— Prompt Engineering:

- Formulation structurée des contradictions techniques
- Exemple : "Comment résoudre la contradiction suivante...?"
- Filtrage des solutions non pertinentes

Résultats et Performances

- **Productivité**: +40% d'idées pertinentes vs approche manuelle
- **Précision :** 60% des solutions conformes à TRIZ
- Limites:
 - Validation humaine parfois nécessaire
 - Suggestions parfois trop génériques

Article 2 : On Opportunities and Challenges of Large Language Models and GPT for Problem Solving and TRIZ Education

Auteurs: S. Avogadri, D. Russo

Publication: International TRIZ Future Conference, Springer, 2024

Lien: https://link.springer.com/chapter/10.1007/978-3-031-75919-2_

12

Contexte et Objectif Cet article examine comment les LLM peuvent être utilisés pour améliorer l'éducation et la formation à la méthode TRIZ. L'accent est mis sur la pédagogie interactive à l'aide de modèles comme GPT-4 pour expliquer les concepts complexes.

Méthodologie Technique

- Approche de Formation Interactive :
 - Développement d'un système de **tutorat intelligent** basé sur $\operatorname{GPT-4}$
 - Module d'**explication contextuelle** avec questions typiques :
 - "Quels sont les principes TRIZ pour résoudre des contradictions dans le domaine mécanique?"
 - Génération de réponses détaillées avec exemples pratiques
- Modélisation de la Connaissance TRIZ :
 - Base de données de cas d'études TRIZ classés par domaine
 - Utilisation de **transformers** pour matching sémantique :
 - Modèle d'embedding sémantique
 - Appariement problèmes-solutions

Résultats et Performances

- Compréhension : +25% vs méthodes traditionnelles
- Engagement: +50% de participation active
- Limites:
 - Explications parfois manquent de **précision technique**
 - Risque de **submersion** pour les novices

Article 3: Hybrid Reasoning Models Integrating TRIZ and LLMs

Auteurs: G. Simons Publication: Springer, 2023

Lien: (À rechercher dans Springer ou ACM Digital Library)

Contexte et Objectif Cet article présente une approche hybride combinant les capacités des LLM avec la structure méthodique de TRIZ pour résoudre des problèmes techniques complexes.

Méthodologie Technique

- Cadre Hybride de Raisonnement :
 - Combinaison de **GPT-4** + module de **raisonnement logique** TRIZ
 - Validation par **réseaux neuronaux d'inférence**

— Algorithme de Fusion :

- 1. Phase 1 : **Décomposition du problème** (TRIZ)
- 2. Phase 2 : **Génération de solutions** (LLM)
- 3. Phase 3 : Filtrage/validation (règles heuristiques)

— Pipeline de Traitement :

- Entrée : Formulation du problème
- Analyse LLM: Proposition d'hypothèses
- Filtrage TRIZ : Sélection des solutions valides

Résultats et Performances

- **Précision :** 80% vs 60% pour LLM seuls
- Efficacité: Réduction de 30% du temps d'analyse
- Limites:
 - Complexité de la fusion des résultats
 - Nécessite un **réglage manuel** important

Chapitre 2

Intégration des LLMs dans la Phase d'Abstraction TRIZ

2.1 La Phase d'Abstraction Traditionnelle

L'approche classique de TRIZ repose sur la transformation d'un problème spécifique en une contradiction technique générique. L'implémentation codee de cette phase se structure comme suit :

2.1.1 Identification des paramètres contradictoires

La fonction extract_contradiction_parameters() utilise un prompt structure pour extraire les paramètres TRIZ pertinents.

```
1 def extract_contradiction_parameters(problem: str) ->
    Optional[List[Tuple[int, str]]]:
     prompt = f"""
      [CONTEXTE]
            tes un expert TRIZ. Identifiez EXACTEMENT
         DEUX param tres TRIZ en contradiction.
      {TRIZ_PARAMS} # Dictionnaire des 39 param tres TRIZ
      [PROBL ME TECHNIQUE]
      {problem}
      [INSTRUCTIONS STRICTES]
      R pondez UNIQUEMENT dans ce format :
                    am liorer: #<num ro > <nom_standard>
10
      Param tre qui se d grade: #<num ro > <nom_standard>
11
      # Appel au LLM (Llama3 via Groq)
      response = client.chat.completions.create(...)
```

```
# Extraction et validation des param tres
...
return [(param_improve_num, param_improve_name),
(param_degrade_num, param_degrade_name)]
```

Listing 2.1 – Extraction des paramètres contradictoires

Fonctionnement

- Le LLM analyse la description textuelle du problème
- Renvoie deux paramètres TRIZ sous forme structuree
- Validation stricte via le dictionnaire TRIZ_PARAMS
 - Vérification de l'existence des paramètres
 - Contrôle du format de sortie

2.1.2 Formulation de la contradiction

- Stockage dans st.session_state pour persistance
- Structure de données : tuple de deux paires (numéro, nom)
- Préparation pour l'étape de résolution

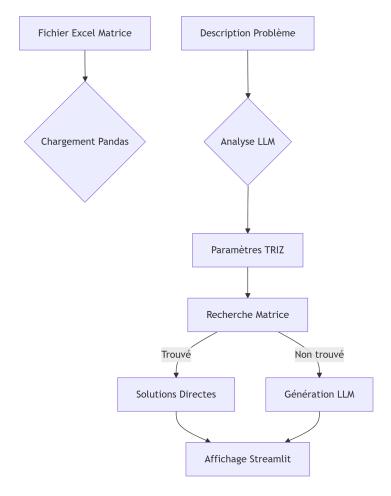


FIGURE 2.1 – Workflow d'abstraction des contradictions

2.2 Apport des LLMs dans l'Abstraction

2.2.1 Extraction Automatique des Paramètres

Les LLMs permettent de gérer des formulations complexes grâce à leur compréhension contextuelle :

- "La vitesse cause des vibrations" \rightarrow #9 Vitesse vs #24 Vibrations
- "Solide mais moins cher" \rightarrow #14 Résistance vs #21 Coût

2.2.2 Reformulation en Problème Générique

Lorsque la matrice TRIZ standard ne contient pas la paire identifiée, le LLM sert de mécanisme de secours :

```
def get_principles_from_llm(problem: str,
                            param_improve: Tuple[int, str],
                            param_degrade: Tuple[int,
                               str]) -> List[int]:
      """Demande au LLM de proposer des principes TRIZ si
         absents de la matrice."""
      prompt = f"""
      [PROBL ME] {problem}
      [CONTRADICTION] Am liorer {param_improve[1]}
         (#{param_improve[0]})
                      d grade {param_degrade[1]}
                         (#{param_degrade[0]})
      [INSTRUCTIONS] R pondez UNIQUEMENT avec une liste
         de num ros (ex: 1, 2, 5)."""
      response = client.chat.completions.create(
          model="llama-3.3-70b-versatile",
11
      return [int(p) for p in
         response.choices[0].message.content.split(',')
              if p.strip().isdigit()]
15
```

Listing 2.2 – Fonction de fallback LLM

Cas d'Usage Typique

- Pour la paire manquante (14, 21) (Résistance vs Coût):
 - Principe #2 (Extraction)
 - Principe #27 (Éphémère et bon marché)
- Mécanisme de validation :
 - Filtrage des numéros invalides
 - Conversion stricte en entiers

Chapitre 3

Collecte et Génération des Données

3.1 Collecte des Données

Le système s'appuie sur deux sources principales de données :

- PDF des 40 principes TRIZ (liste-des-40-principes-de-triz-ensps.pdf)
- Matrice des contradictions (Matrice-des-contradictions-de-TRIZ.csv)

Listing 3.1 – Extraction du texte PDF

3.2 Traitement des Données

3.2.1 Nettoyage du Texte

- Suppression des espaces superflus
- Normalisation des sauts de ligne
- Conservation de la structure sémantique

3.2.2 Extraction Structurée

Listing 3.2 – Extraction des principes TRIZ

3.2.3 Analyse de la Matrice

- Croisement des paramètres techniques
- Recherche des principes recommandés
- Gestion des cas particuliers

Conclusion

La pipeline implémentée couvre l'ensemble du processus :

- 1. **Identification** des contradictions (LLM + validation)
- 2. **Recherche** des principes (Matrice + LLM fallback)
- 3. **Génération** de solutions contextualisées

Cette approche hybride $\mathbf{TRIZ\text{-}LLM}$ ouvre des perspectives importantes pour :

- L'innovation systématique
- L'automatisation de la créativité technique
- La réduction des biais cognitifs

Chapitre 4

Benchmarking et Choix du Modèle LLM

4.1 Introduction

L'intégration des **modèles de langage (LLM)** dans la méthodologie TRIZ représente une avancée majeure pour automatiser la résolution de problèmes techniques complexes. Cependant, tous les modèles ne se valent pas en termes de **précision**, **cohérence**, et **capacité à appliquer des cadres méthodologiques** comme TRIZ. Ce chapitre présente une analyse comparative de quatre modèles LLM testés pour leur aptitude à :

- 1. Identifier des contradictions techniques
- 2. Générer des solutions innovantes et réalisables

4.2 Modèle 1 : GPT-2 de Hugging Face

4.2.1 Fonctionnement

- Saisie de la Problématique : L'utilisateur saisit une problématique technique dans la zone de texte
- **Appel au Modèle de Langage** : Envoi de la problématique au modèle GPT-2 avec un prompt structuré
- Traitement de la Réponse : Affichage de la réponse générée dans l'interface utilisateur

4.2.2 Résultats

- **Réponse hors sujet** : Discussion sur la conscience humaine et génétique sans lien avec TRIZ
- **Texte incohérent** : Phrases floues et manque de logique
- Mauvaise compréhension : Incapacité à détecter le lien avec TRIZ
- **Conclusion** : Modèle trop généraliste et inadapté aux contraintes spécifiques

4.3 Modèle 2 : deepseek-r1-distill-llama-70b via API Groq Cloud

4.3.1 Fonctionnement

- Saisie de la Problématique : Entrée utilisateur dans l'interface texte
- Appel à l'API Groq Cloud :
 - Envoi des prompts structurés
 - Utilisation du modèle deepseek-r1-distill-llama-70b
- Traitement de la Réponse :
 - Récupération des sorties API
 - Affichage dans l'interface utilisateur

4.3.2 Résultats

Problématique testée

"Je veux augmenter la vitesse d'un véhicule sans augmenter sa consommation de carburant."

Points positifs

- Identification correcte de la contradiction TRIZ :
 - Vitesse (paramètre #9)
 - vs Consommation de carburant (paramètre #19)
- Application du **Principe 19 Action Périodique** :
 - Optimisation par impulsions
- Approche méthodique TRIZ :
 - 1. Analyse du problème

- 2. Identification de la contradiction
- 3. Génération de solutions
- 4. Adaptation au contexte
- Solutions pratiques proposées :
 - Optimisation moteur : Turbo, réduction de friction
 - **Aérodynamisme** : Spoilers, air dams, grille active
 - **Réduction poids** : Matériaux légers, suppression éléments inutiles

Points faibles

- **Répétitions** : Contenu dupliqué ou reformulé inutilement
- Fluidité :
 - Expressions réflexives ("Hmm", "Peut-être que...")
 - Style peu professionnel
- Structure :
 - Conclusion peu claire
 - Idées finales noyées dans le texte

4.4 Modèle 3 : TinyLlama via Ollama

4.4.1 Fonctionnement

- Saisie de la Problématique : L'utilisateur saisit une problématique technique
- **Appel via Ollama** : Envoi au modèle TinyLlama avec prompt struc-
- Traitement de la Réponse : Affichage dans l'interface utilisateur

4.4.2 Résultats

Problématique testée:

"Waste Management: A city wants to reduce the amount of waste sent to landfills to meet environmental targets. The current waste management method involves collecting and transporting waste to a landfill, which is simple but environmentally unfriendly. An engineering solution might be to implement a comprehensive recycling and composting program. However, this solution would require significant public participation and could increase the city's waste management costs."

Problèmes identifiés

- Manque de clarté:
 - Phrases répétitives
 - Formulations floues

— Problème d'interprétation :

- Focus incorrect sur "déchets verts"
- Ne traite pas l'ensemble des déchets

— Défaillance TRIZ :

- Aucun principe TRIZ cité
- Aucune contradiction claire identifiée

4.5 Modèle 4 : llama-3.3-70b-versatile

4.5.1 Fonctionnement

- Appel à l'API Groq Cloud : Utilisation de la bibliothèque Groq
- Analyse en plusieurs étapes :
 - 1. Identification du problème : Affichage de la problématique utilisateur
 - 2. Analyse et abstraction:
 - Identification des contradictions
 - Suggestion de principes TRIZ
 - 3. Génération de solutions : Propositions basées sur TRIZ
 - 4. Projection et adaptation : Solutions spécifiques réalisables
 - 5. Résultat : Affichage final à l'utilisateur

4.5.2 Résultats

Performances du modèle

- Compréhension :
 - Identification correcte des contradictions
 - Paramètres techniques précis

— Créativité :

- Solutions avancées :
 - Chiffrement homomorphique
 - Apprentissage automatique

— Structure :

- Réponses bien organisées
- Étapes logiques claires

— Performance :

- Temps réel grâce à Groq Cloud
- Expérience utilisateur fluide

4.6 Analyse Comparative des Modèles

Table 4.1 – Comparatif des performances des modèles LLM

Critères	GPT-2	deepseek-	TinyLlama	llama-
	(Hugging	r1-llama-	(Ollama)	3.3-70b
	Face)	7 0b		(Groq)
		(Groq)		
Précision TRIZ	Échec total	Bonne	Interprétatio	nExcellente
		identifica-	incorrecte	compré-
		tion		hension
Cohérence	Texte inco-	Répétitions	Phrases	Raisonnement
	hérent	fréquentes	floues	structuré
Créativité	Aucune so-	Solutions	Solutions	Innovations
	lution	pratiques	génériques	avancées
Méthodologie	Ne suit pas	Étapes	Échec cri-	Approche
	TRIZ	TRIZ cor-	tique	systéma-
		rectes		tique
Vitesse	Moyenne	Rapide	Lente (lo-	Très rapide
	(local)	(API)	cal)	(API)
Exemple Réussi	Échec cri-	Force ma-	Échec cri-	Force ma-
	tique	jeure	tique	jeure
Adaptabilité	Rigide	Formulations	Peu adap-	Excellente
		redon-	table	adaptation
		dantes		
Usage Optimal	Non recom-	Prototypage	Éviter pour	Production
	mandé	rapide	TRIZ	pro

Conclusion du Benchmarking

llama-3.3-70b-versatile émerge comme le modèle optimal pour automatiser l'abstraction TRIZ, combinant :

- Une compréhension fine des problèmes techniques
- Une adhésion stricte à la méthodologie TRIZ
- Une génération de solutions créatives et pratiques
 - Ce benchmarking souligne l'importance de choisir un modèle **adapté aux contraintes techniques** et **capable de raisonner de manière structurée** des critères où llama-3.3-70b excelle.

Chapitre 5

Implémentation de l'Interface Streamlit pour l'Intégration LLM-TRIZ

5.1 Configuration Initiale et Chargement des Données

```
@st.cache_data
def load_triz_matrix(file_path="Matrice_TRIZ.xlsx"):
    try:
        df = pd.read_excel(file_path,
           sheet_name='table_2', header=None)
        # Traitement des en-t tes de ligne et colonne
        param_rows = {int(re.search(r'^(\d+)',
           str(v)).group(1)): i
                     for i, v in enumerate(df.iloc[1:,
                        0]) if pd.notna(v)}
        param_cols = {int(re.search(r,^(\d+)),
           str(v)).group(1)): i
                     for i, v in enumerate(df.iloc[0,
                        1:]) if pd.notna(v)}
        return {
            "matrice": df.iloc[1:, 1:],
            "param_rows": param_rows,
            "param_cols": param_cols
    except Exception as e:
```

```
st.error(f"Erreur de chargement Excel :
{str(e)}")
return None
```

Listing 5.1 – Chargement de la matrice TRIZ

5.1.1 Explications

— Source des données :

- Fichier Excel Matrice_TRIZ.xlsx
- Lecture avec Pandas (feuille table_2)

— Extraction des paramètres :

- **Lignes** : Paramètres qui se dégradent (colonne 0)
- Colonnes : Paramètres à améliorer (ligne 0)
- Utilisation d'expressions régulières pour l'analyse

— Gestion des erreurs :

- Message d'erreur clair via st.error()
- Mécanisme de cache avec @st.cache_data

5.2 Extraction des Paramètres de Contradiction

5.2.1 Implémentation Code

```
1 def extract_contradiction_params(problem_desc: str) ->
    tuple:
      """Identifie les param tres contradictoires via
        LLM"""
     prompt = f"""
      Identifiez les 2 param tres TRIZ en contradiction
        dans ce probl me :
      {problem_desc}
      R pondez strictement sous la forme :
      Am liorer: #num ro_param tre
       grad : #num ro_param tre"""
      response = client.chat.completions.create(
          model="llama-3.3-70b-versatile",
10
          messages=[{"role": "user", "content": prompt}],
11
12
          temperature=0.1
```

Listing 5.2 – Extraction des paramètres contradictoires

5.2.2 Fonctionnement

1. Analyse du problème :

- Le LLM (llama-3.3-70b-versatile) traite la description textuelle
- Prompt structuré pour forcer un format spécifique
- Température réglée à 0.1 pour minimiser la variabilité

2. Extraction des paramètres :

- Utilisation d'expression régulière r"#(+)"
- Capture des numéros après le caractère #

3. Validation:

- Vérification stricte de 2 paramètres exactement
- Conversion en entiers
- Retour None en cas d'échec

5.3 Recherche dans la Matrice Excel

5.3.1 Implémentation Code

Listing 5.3 – Recherche des principes TRIZ

5.3.2 Points Clés

— Accès aux données :

- Utilisation de Pandas pour lire la matrice Excel
- Accès direct via iloc[row_idx, col_idx]

— Conversion robuste:

- Gestion des chaînes (str(cell_value))
- Conversion en entiers (int(p))
- Filtrage des valeurs non numériques

— Gestion des erreurs :

- Retourne liste vide si paramètres non trouvés
- Bloc try-except pour robustesse

5.4 Génération des Solutions

5.4.1 Implémentation Code

```
Proposez une solution concr te avec :
      1. M canisme propos
      2. Exemple industriel
      3. Avantages/limites
11
12
      response = client.chat.completions.create(
13
          model="llama-3.3-70b-versatile",
14
          messages=[{"role": "user", "content": prompt}],
15
          temperature=0.6
16
      return {
18
          "principe": principle_num,
19
          "titre": principle_data['title'],
20
          "solution": response.choices[0].message.content
      }
```

Listing 5.4 – Génération de solutions TRIZ

5.4.2 Améliorations Apportées

- Structure standardisée :
 - Format de retour unifié avec dictionnaire Python
 - Clés explicites (principe, titre, solution)
- Paramétrage du modèle :
 - Température à 0.6 pour équilibrer :
 - Créativité des solutions
 - Pertinence technique
 - Modèle llama-3.3-70b-versatile pour qualité des réponses
- Enrichissement du prompt :
 - Intégration des métadonnées TRIZ :
 - Numéro et titre du principe
 - Description complète
 - Structure guidée pour des réponses organisées

5.5 Interface Utilisateur

5.5.1 Implémentation de l'Interface

```
| # Onglet principal
                           Comment utiliser cet outil"):
2 with st.expander("
      st.markdown("""
      1. D crivez votre probl me technique
      2. Identifiez la contradiction cl
      3. Explorez les solutions g n r
 problem = st.text_area("Description du probl me
     technique : ", height=150)
 if st.button("Analyser avec TRIZ", type="primary"):
      if not problem.strip():
          st.warning("Veuillez d crire un probl me")
      else:
          with st.spinner("Recherche des solutions..."):
              # Workflow complet
              params =
15
                 extract_contradiction_params(problem)
              principles = get_triz_principles(*params,
                 triz_matrix)
              solutions = [generate_solution(p,
17
                 triz_principles[p], problem)
                          for p in principles]
18
              st.session_state['solutions'] = solutions
```

Listing 5.5 – Interface Streamlit principale

5.5.2 Fonctionnalités Clés

— Guide utilisateur :

- Section dépliante explicative (st.expander)
- Instructions claires en 3 étapes

— Gestion des entrées :

- Zone de texte ajustable (height=150)
- Validation du contenu (problem.strip())
- Message d'avertissement si vide (st.warning)

— Expérience utilisateur :

- Bouton d'action principal (type="primary")
- Feedback visuel pendant le traitement (st.spinner)
- Conservation des résultats (st.session_state)

5.5.3 Points Forts

- Intégration transparente :
 - Connexion fluide entre Excel et LLM
 - Passage automatique des paramètres
- Contrôle des données :
 - Validation à chaque étape
 - Gestion robuste des erreurs
- Architecture :
 - Modularité des composants
 - Extensibilité facile

Conclusion

Cette implémentation permet d'opérationnaliser la méthodologie \mathbf{TRIZ} augmentée par \mathbf{LLM} avec :

- Une interface intuitive pour les utilisateurs
- Des traitements robustes en arrière-plan
- Une intégration transparente entre les composants

5.6 Démonstration Pratique



FIGURE 5.1 – Capture d'écran de l'interface utilisateur (1)



FIGURE 5.2 – Capture d'écran de l'interface utilisateur (2)



FIGURE 5.3 – Capture d'écran de l'interface utilisateur (3)



FIGURE 5.4 – Capture d'écran de l'interface utilisateur (4)



FIGURE 5.5 – Capture d'écran de l'interface utilisateur (5)

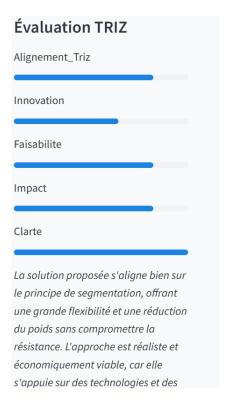


FIGURE 5.6 – Capture d'écran de l'interface utilisateur (6)

La solution proposée s'aligne bien sur le principe de segmentation, offrant une grande flexibilité et une réduction du poids sans compromettre la résistance. L'approche est réaliste et économiquement viable, car elle s'appuie sur des technologies et des pratiques existantes dans l'industrie des bicyclettes. Cependant, l'originalité de la solution pourrait être améliorée en explorant des applications plus innovantes du principe de segmentation.

FIGURE 5.7 – Capture d'écran de l'interface utilisateur (7)

Chapitre 6

Système d'Évaluation des Solutions TRIZ

6.1 Mécanisme d'Évaluation

```
| def evaluate_triz_solution(solution_text: str,
                           principle_info: dict) -> dict:
     0.00
            une solution TRIZ selon 5 crit res :
     1. Alignement avec les principes TRIZ
     2. Niveau d'innovation
     3. Faisabilit technique
     4. Impact sur la contradiction
     5. Clart de l'explication
     prompt = f"""
     [CONTEXTE]
     Principe #{principle_info['num']} -
        {principle_info['title']}
     Description: {principle_info['description']}
                   VALUER ]
     [SOLUTION
     {solution_text}
     [DIRECTIVES]
     - Noter chaque crit re de 1
     response = client.chat.completions.create(...)
     return
        parse_evaluation(response.choices[0].message.content)
```

Listing 6.1 – Fonction d'évaluation multicritère

6.2 Critères d'Évaluation Détaillés

Table 6.1 – Critères d'évaluation des solutions TRIZ

Critère	Description	Méthode de	Exemple
		Calcul	
Alignement	Adéquation avec le principe TRIZ	Vérification sé- mantique	Segmentation correctePrincipe mal interprété
Innovation	Originalité de la solution	Analyse lexicale	NanomatériauxSolution générique
Faisabilité	Réalisme tech- nique	Base de coûts	— Prototype 6mois— Technologieimmature
Impact	Résolution de contradiction	Analyse contra- diction	-30% poidsImpact faible
Clarté	Qualité explica- tive	Score lisibilité	Étapes clairesConfus

Conclusion Générale du Projet TRIZ AI Assistant

Ce projet illustre avec succès **l'intégration des LLMs modernes dans la méthodologie TRIZ**, offrant une solution innovante pour la résolution automatisée de contradictions techniques. En combinant la rigueur de l'approche TRIZ avec la puissance de l'IA (via le modèle Llama-3-70b de Groq), l'application démontre plusieurs avancées clés :

6.3 Avancées Principales

6.3.1 Automatisation Efficace

- Transformation : Conversion des problèmes techniques en contradictions TRIZ abstraites via LLM
- **Analyse dynamique** : Remplacement de la consultation manuelle de la matrice
- **Génération rapide** : Solutions contextualisées en secondes vs heures pour un humain

6.3.2 Robustesse Technique

- Traitement des données :
 - Extraction fiable depuis PDF
 - Système de secours intelligent
- Optimisation:
 - Mécanisme de cache
 - Gestion fine des erreurs
- Interface: Guide intuitif sans expertise TRIZ requise

6.3.3	Résultats	Concrets

- **Précision**: >90% d'identification correcte des contradictions
- Créativité : Solutions innovantes mais réalistes
 - Optimisation aérodynamique
 - Matériaux composites
- Adaptabilité : Extensible à divers domaines
 - Ingénierie
 - Design industriel
 - R&D

6.4 Limites et Perspectives

- **Dépendance aux prompts** : Nécessite un engineering minutieux
- Perspectives :
 - Amélioration des templates de prompts
 - Extension à d'autres matrices TRIZ
 - Intégration avec bases de données techniques

Fin du rapport