

# notebook\_final

February 11, 2026

BENCHMARK - NOTEBOOKTester Langage naturel -> Requête Solr

## 0.1 CONTEXTE ET OBJECTIFS DU BENCHMARK

### 0.1.1 Du Langage Naturel vers la Requête Solr (NL-to-Solr)

**Pourquoi ce Benchmark ?** L'objectif de ce projet est de **démocratiser l'accès aux données** en permettant aux utilisateurs de poser des questions en langage naturel (ex: *“Donne-moi les factures impayées de plus de 1000€”*) et de laisser un LLM (Large Language Model) traduire cette intention en une requête Solr structurée et exécutable.

Cependant, les LLMs sont sujets aux hallucinations et aux erreurs de syntaxe. Ce benchmark vise à **mesurer scientifiquement** la fiabilité de cette traduction selon différentes stratégies de prompting.

**Fondations Théoriques et Académiques** Ce travail ne part pas de zéro. Il s'appuie sur des recherches majeures dans le domaine du *Semantic Parsing* :

#### 1. L'héritage du Text-to-SQL :

- *Reference* : **“From Natural Language to SQL: Review of LLM-based Text-to-SQL Systems”** (Qin et al.).
- *Application* : Bien que Solr soit un moteur NoSQL, les défis sont identiques à ceux du SQL : comprendre le schéma des données (*“Schema Linking”*), gérer les ambiguïtés linguistiques et produire une syntaxe rigoureuse. Ce benchmark adapte les métriques d'évaluation du SQL (Exact Set Match, Execution Accuracy) au monde de Solr.

#### 2. L'importance du Context Learning :

- *Reference* : **“What Makes Good In-Context Examples for GPT-3?”** (Liu et al.).
- *Application* : Ce papier démontre que la qualité des exemples fournis dans le prompt (Few-Shot) est déterminante. C'est pourquoi nous comparons des stratégies *“Zero-Shot”* (sans exemples) à des stratégies *“Few-Shot”* (avec exemples) pour vérifier l'impact sur la performance du modèle.

**État de l'Art Industriel (Sease.io)** D'un point de vue pratique, ce projet suit les recommandations et les travaux pionniers d'**Alessandro Benedetti** et de l'équipe de **Sease.io**, références mondiales dans l'écosystème Solr/Lucene.

Nous nous inspirons directement de leurs approches pour structurer nos prompts : \* **Approche JSON Schema** : Comme décrit dans *“AI-Powered Search Results Navigation with LLMs & JSON Schema”*, forcer le LLM à suivre un schéma strict réduit drastiquement les erreurs de syntaxe.

\* **Traduction Directe** : Basé sur l'article *“From Natural Language to Structured Solr Queries”*

using LLMs”, nous validons l’idée que le LLM peut agir comme un “traducteur universel” entre l’intention humaine et l’index inversé.

---

**En résumé :** Ce notebook n’est pas une simple démo, mais une **évaluation rigoureuse** de la capacité d’un LLM (ici Ministral/Qwen/Llama) à servir d’interface fiable pour un moteur de recherche d’entreprise.

```
[80]: %pip install langchain langchain-mistralai python-dotenv pandas tqdm
      ↪ langchain-ollama matplotlib seaborn -q
```

Note: you may need to restart the kernel to use updated packages.

## 0.1.2 CONFIGURATION UTILISATEUR

Certaines cellules contiennent les paramètres du script (Tag: parameters). \* Vous devez éditer cette section pour définir votre configuration. \* Commentez (#) ou décommentez les lignes pour choisir le modèle, le prompt ou les options d’exécution.

```
[81]: model_name = "ministral-3:3b"
      #model_name = "qwen2.5-coder:7b"
```

```
[82]: import os
      import pandas as pd
      from dotenv import load_dotenv
      from langchain_ollama import ChatOllama
      import json
      import datetime
      from tqdm import tqdm
      from langchain_core.prompts import ChatPromptTemplate
      import requests
      import glob
      import matplotlib.pyplot as plt
      import seaborn as sns
      import re

      loaded = load_dotenv()
      llm = ChatOllama(
          model=model_name,
          temperature=0.2
      )
      print(f"Modèle configuré : {llm.model}")
```

Modèle configuré : ministral-3:3b

```
[83]: try:
      response = llm.invoke("Bonjour")
      print("Test de connexion réussi ! Réponse du modèle :")
      print(response.content)
```

```
except Exception as e:
    print(f"Erreur de connexion : {e}")
```

Test de connexion réussi ! Réponse du modèle :  
 Bonjour ! Comment puis-je vous aider aujourd'hui ?  
 (Que ce soit pour discuter, répondre à une question, ou tout autre besoin,  
 n'hésitez pas !)

## 0.2 Choix de la Stratégie de Prompting

Dans la cellule ci-dessous se trouve un dictionnaire de prompt. Ils vont être testés sur un dataset de question utilisateur pour voir les résultats du LLM.

- On peut ajouter autant de prompt qu'on veut à ce dictionnaire.

Les requêtes vont être exécutées sur un solr fictif ainsi que la requête témoin/réponse inscrite sur le dataset. En comparant les 2 sorties, on pourra dire si oui ou non le LLM a été capable de traduire la demande de l'utilisateur en requête Solr.

```
[84]: # --- Dictionnaire des Prompts à tester ---
PROMPTS_DICT = {
    "1_BASELINE_BAD": """Tu es un expert en administration de moteurs de
↪recherche Solr.
Ta tâche est de traduire des demandes en langage naturel en requêtes Solr
↪syntaxiquement parfaites.
Ne fournis AUCUNE explication, pas de markdown, pas de phrase d'introduction.
Renvoie uniquement la chaîne de requête brute.""",

    "2_SCHEMA_ONLY": """Tu es un expert en administration de moteurs de
↪recherche Solr.
Ta tâche est de traduire des demandes en langage naturel en requêtes Solr
↪syntaxiquement parfaites.

### 1. SCHÉMA DE DONNÉES DISPONIBLE
Tu ne dois utiliser QUE les champs suivants. N'invente aucun autre champ.
- doc_type (string) : Type de document (ex: facture, devis, incident, contrat,
↪rapport, commande).
- fournisseur (string) : Nom de l'entité tierce (ex: Haribo, Lutti, Interne).
- montant (float) : Valeur numérique.
- date_creation (date) : Date du document.
- date_modif (date) : Date de modification.
- statut (string) : État du document (ex: Validé, Clôturé, Impayée, Critique).
- assigne_a (string) : Personne responsable (ex: Martin).
- projet (string) : Nom du projet.
- ligne (string) : Identifiant de ligne de production.
- priorite (string) : Niveau d'urgence.
- texte_complet (text) : Pour la recherche floue de mots-clés.
```

### ### 2. INSTRUCTION FINALE

Ne fournis AUCUNE explication, pas de markdown, pas de phrase d'introduction.  
Renvoie **uniquement** la chaîne de requête brute.""",

"3\_SCHEMA\_SYNTAX": """"Tu es un expert en administration de moteurs de  
→ recherche Solr.

Ta tâche est de traduire des demandes en langage naturel en requêtes Solr  
→ syntaxiquement parfaites.

### ### 1. SCHÉMA DE DONNÉES DISPONIBLE

Tu ne dois utiliser QUE les champs suivants. N'invente aucun autre champ.

- doc\_type (string) : Type de document (ex: facture, devis, incident, contrat,  
→ rapport, commande).
- fournisseur (string) : Nom de l'entité tierce (ex: Haribo, Lutti, Interne).
- montant (float) : Valeur numérique.
- date\_creation (date) : Date du document.
- date\_modif (date) : Date de modification.
- statut (string) : État du document (ex: Validé, Clôturé, Impayée, Critique).
- assigne\_a (string) : Personne responsable (ex: Martin).
- projet (string) : Nom du projet.
- ligne (string) : Identifiant de ligne de production.
- priorite (string) : Niveau d'urgence.
- texte\_complet (text) : Pour la recherche floue de mots-clés.

### ### 2. RÈGLES DE SYNTAXE CRITIQUES

- **Booléens** : Utilise TOUJOURS les opérateurs en majuscules : AND, OR.
- **Plages** : Utilise les crochets `[MIN TO MAX]`. Pour l'infini, utilise `\*`  
→ (ex: `[500 TO \*]`).
- **Dates** : Utilise les mathématiques de date Solr.
  - "Mois dernier" -> `[NOW-1MONTH/MONTH TO NOW/MONTH]`
  - "Il y a moins de 7 jours" -> `[NOW-7DAYS TO NOW]`
  - "Avant le 1er Jan 2024" -> `[\* TO 2024-01-01T00:00:00Z]`
- **Tri** : Si une demande implique un ordre, ajoute `&sort=champ direction` à  
→ la fin (ex: `&sort=date\_creation desc`).
- **Négation** : Pour "sauf" ou "pas", utilise le signe `-` (ex: `-statut:  
→ Clôturé`).
- **Exactitude** : Ne mets pas d'espaces autour des deux points (ex: `champ:  
→ valeur`, PAS `champ : valeur`).
- **Pas de crochets pour le texte** : N'utilise JAMAIS les crochets `[]` pour une  
→ recherche de mot simple ou exact. Utilise champ:valeur (sans crochets) ou  
→ champ:"phrase exacte" (avec guillemets). Exemple : texte\_complet:chaise (PAS  
→ texte\_complet:[chaise]).

### ### 3. INSTRUCTION FINALE

Ne fournis AUCUNE explication, pas de markdown, pas de phrase d'introduction.  
Renvoie **uniquement** la chaîne de requête brute.""",

"4\_SCHEMA\_SYNTAX\_FEWSHOT": ""Tu es un expert en administration de moteurs de recherche Solr.

Ta tâche est de traduire des demandes en langage naturel en requêtes Solr syntaxiquement parfaites.

### ### 1. SCHÉMA DE DONNÉES DISPONIBLE

Tu ne dois utiliser QUE les champs suivants. N'invente aucun autre champ.

- doc\_type (string) : Type de document (ex: facture, devis, incident, contrat, rapport, commande).
- fournisseur (string) : Nom de l'entité tierce (ex: Haribo, Lutti, Interne).
- montant (float) : Valeur numérique.
- date\_creation (date) : Date du document.
- date\_modif (date) : Date de modification.
- statut (string) : État du document (ex: Validé, Clôturé, Impayée, Critique).
- assigne\_a (string) : Personne responsable (ex: Martin).
- projet (string) : Nom du projet.
- ligne (string) : Identifiant de ligne de production.
- priorite (string) : Niveau d'urgence.
- texte\_complet (text) : Pour la recherche floue de mots-clés.

### ### 2. RÈGLES DE SYNTAXE CRITIQUES

- **Booléens** : Utilise TOUJOURS les opérateurs en majuscules : AND, OR.
- **Plages** : Utilise les crochets [MIN TO MAX]. Pour l'infini, utilise \* (ex: [500 TO \*]).
- **Dates** : Utilise les mathématiques de date Solr.
  - "Mois dernier" -> [NOW-1MONTH/MONTH TO NOW/MONTH]
  - "Il y a moins de 7 jours" -> [NOW-7DAYS TO NOW]
  - "Avant le 1er Jan 2024" -> [\* TO 2024-01-01T00:00:00Z]
- **Tri** : Si une demande implique un ordre, ajoute &sort=champ direction à la fin (ex: &sort=date\_creation desc).
- **Négation** : Pour "sauf" ou "pas", utilise le signe - (ex: -statut: Clôturé).
- **Exactitude** : Ne mets pas d'espaces autour des deux points (ex: champ: valeur, PAS champ : valeur).
- **Pas de crochets pour le texte** : N'utilise JAMAIS les crochets [] pour une recherche de mot simple ou exact. Utilise champ:valeur (sans crochets) ou champ:"phrase exacte" (avec guillemets). Exemple : texte\_complet:chaise (PAS texte\_complet:[chaise]).

### ### 3. EXEMPLES (FEW-SHOT)

Input: Factures de plus de 1000€

Output: doc\_type:facture AND montant:[1000 TO \*]

Input: Documents récents qui parle de chaise

Output: texte\_complet:chaise AND date\_creation:[NOW-30DAYS TO NOW]

```

Input: Incidents urgents non assignés
Output: doc_type:incident AND texte_complet:urgent AND -assigne_a:[* TO *]

Input: Les 10 plus grosses commandes
Output: doc_type:commande&sort=montant desc&rows=10

Input: Trie les rapports du plus ancien au plus récent
Output: doc_type:rapport&sort=date_creation asc

### 4. INSTRUCTION FINALE
Ne fournis AUCUNE explication, pas de markdown, pas de phrase d'introduction.
Renvoie uniquement la chaîne de requête brute.
}

print(f"Dictionnaire de Prompts chargé : {len(PROMPTS_DICT)} versions prêtes.")

```

Dictionnaire de Prompts chargé : 4 versions prêtes.

### 0.3 Génération Massive des Réponses

C'est ici que nous interrogeons le modèle (llm) pour chaque entrée du dataset. Le script va :

- \* Parcourir chaque clé du dictionnaire PROMPTS\_DICT.
- \* Générer NUM\_ITERATIONS variantes de réponse pour chaque question.
- \* Sauvegarder automatiquement les résultats bruts dans des fichiers JSON distincts pour analyse ultérieure.

```

[85]: NUM_ITERATIONS = 1  # Nombre de passages sur le dataset par prompt
      dataset_name = "benchmark_dataset.json"

```

```

[86]: clean_model_name = model_name.replace(":", "-")
      clean_dataset_name = os.path.splitext(os.path.basename(dataset_name))[0]

      generated_files = []

      with open(dataset_name, "r", encoding="utf-8") as f:
          dataset = json.load(f)

      # --- BOUCLE PRINCIPALE SUR LES PROMPTS ---
      for prompt_key, system_prompt_text in PROMPTS_DICT.items():
          print(f"\nTest du Prompt : {prompt_key}")
          prompt_template = ChatPromptTemplate.from_messages([
              ("system", system_prompt_text),
              ("user", "{question}")
          ])
          chain = prompt_template | llm

          benchmark_results = []

```

```

    with tqdm(total=NUM_ITERATIONS * len(dataset), desc=f"Run {prompt_key}") as pbar:
        for i in range(1, NUM_ITERATIONS + 1):
            for entry in dataset:
                question = entry["question"]
                expected = entry["expected_solr"]
                try:
                    response = chain.invoke({"question": question})
                    raw_content = response.content

                    generated = raw_content.strip()

                    # Nettoyage des blocs de code ```solr ... ```
                    generated = generated.replace("```solr", "").replace("```", "\n")

                except Exception as e:
                    generated = f"ERROR: {str(e)}"

                is_exact_match = (generated == expected)

                benchmark_results.append({
                    "iteration": i,
                    "model": model_name,
                    "dataset": dataset_name,
                    "system_prompt": prompt_key,
                    "difficulty": entry["difficulty"],
                    "question": question,
                    "expected": expected,
                    "generated": generated,
                    "is_exact_match": is_exact_match,
                    "execution_match": None
                })

            pbar.update(1)

    date_str = datetime.datetime.now().strftime("%Y-%m-%d_%H-%M-%S")

    output_dir = os.path.join("results", clean_model_name, clean_dataset_name)
    os.makedirs(output_dir, exist_ok=True)

    filename = f"results_{prompt_key}_{date_str}.json"
    full_path = os.path.join(output_dir, filename)
    with open(full_path, "w", encoding="utf-8") as f:
        json.dump(benchmark_results, f, indent=4, ensure_ascii=False)

    generated_files.append(full_path)

```

```

df_res = pd.DataFrame(benchmark_results)
acc = df_res["is_exact_match"].mean() * 100
print(f"Sauvegardé : {full_path}")
print(f"Précision Textuelle : {acc:.2f}%")

print("Liste des fichiers générés :")
for f in generated_files:
    print(f" - {f}")

```

Test du Prompt : 1\_BASELINE\_BAD

Run 1\_BASELINE\_BAD: 100%| | 100/100 [04:59<00:00, 2.99s/it]

Sauvegardé : results/ministral-3-  
 3b/benchmark\_dataset/results\_1\_BASELINE\_BAD\_2026-02-11\_15-12-29.json  
 Précision Textuelle : 1.00%

Test du Prompt : 2\_SCHEMA\_ONLY

Run 2\_SCHEMA\_ONLY: 100%| | 100/100 [05:58<00:00, 3.59s/it]

Sauvegardé : results/ministral-3-  
 3b/benchmark\_dataset/results\_2\_SCHEMA\_ONLY\_2026-02-11\_15-18-28.json  
 Précision Textuelle : 7.00%

Test du Prompt : 3\_SCHEMA\_SYNTAX

Run 3\_SCHEMA\_SYNTAX: 100%| | 100/100 [04:10<00:00, 2.50s/it]

Sauvegardé : results/ministral-3-  
 3b/benchmark\_dataset/results\_3\_SCHEMA\_SYNTAX\_2026-02-11\_15-22-38.json  
 Précision Textuelle : 29.00%

Test du Prompt : 4\_SCHEMA\_SYNTAX\_FEWSHOT

Run 4\_SCHEMA\_SYNTAX\_FEWSHOT: 100%| | 100/100 [04:14<00:00, 2.55s/it]

Sauvegardé : results/ministral-3-  
 3b/benchmark\_dataset/results\_4\_SCHEMA\_SYNTAX\_FEWSHOT\_2026-02-11\_15-26-53.json  
 Précision Textuelle : 36.00%

Liste des fichiers générés :

- results/ministral-3-3b/benchmark\_dataset/results\_1\_BASELINE\_BAD\_2026-02-11\_15-12-29.json
- results/ministral-3-3b/benchmark\_dataset/results\_2\_SCHEMA\_ONLY\_2026-02-11\_15-18-28.json
- results/ministral-3-3b/benchmark\_dataset/results\_3\_SCHEMA\_SYNTAX\_2026-02-11\_15-22-38.json
- results/ministral-3-3b/benchmark\_dataset/results\_4\_SCHEMA\_SYNTAX\_FEWSHOT\_2026-02-11\_15-26-53.json



## 0.4 Test d'Exécution (Querying Solr)

Nous allons maintenant soumettre les requêtes générées à notre moteur de recherche local pour vérifier deux choses : 1. **Syntaxe** : La requête fait-elle planter Solr ? (Erreur 400) 2. **Logique** : La requête renvoie-t-elle exactement les mêmes documents que la requête de référence ?

Cela nous donnera le **Taux de Succès Réel** (`execution_match`), souvent bien supérieur au taux de correspondance textuelle.

```
[87]: SOLR_URL = "http://localhost:8983/solr/benchmark_core/select"
```

```
[88]: def parse_and_query_solr(query_str):
    """
    Découpe la chaîne (ex: 'q=...&sort=...') pour l'envoyer proprement à l'API_
    ↪ Solr.
    Retourne la liste des IDs trouvés ou None si erreur.
    """
    if not query_str or query_str.startswith("ERROR"):
        return None
    params = {
        'fl': 'id',
        'rows': 1000,
        'wt': 'json'
    }
    try:
        # Gestion des paramètres URL (sort, rows, start...)
        if '&' in query_str:
            parts = query_str.split('&')
            params['q'] = parts[0] # La première partie est la query
            for part in parts[1:]:
                if '=' in part:
                    key, value = part.split('=', 1)
                    params[key] = value
        else:
            params['q'] = query_str
        response = requests.get(SOLR_URL, params=params, timeout=2)
        if response.status_code == 200:
            data = response.json()
            # On retourne la liste des IDs
            return [doc['id'] for doc in data.get('response', {}).get('docs', [])
            ↪ []]
        else:
            return None # Erreur 400
    except Exception as e:
        return None # Erreur connexion
```

```

def compare_results(ids_expected, ids_generated, check_order=False):
    """ Compare deux listes d'IDs (ordre strict ou ensemble). """
    if ids_expected is None or ids_generated is None:
        return False

    if check_order:
        return ids_expected == ids_generated
    else:
        return set(ids_expected) == set(ids_generated)

if not generated_files:
    raise FileNotFoundError("Aucun fichier à valider trouvé.")

exec_files = []

for filename in generated_files:
    print(f"\nTraitement : {filename}")

    with open(filename, 'r', encoding='utf-8') as f:
        results_data = json.load(f)
        stats = {"total": len(results_data), "syntax_error": 0, "fixed_by_exec": 0}

        for entry in tqdm(results_data, desc="Validation Solr"):
            # Exécution Vérité Terrain (Expected)
            ids_expected = parse_and_query_solr(entry['expected'])
            # Exécution Modèle (Generated)
            ids_generated = parse_and_query_solr(entry['generated'])

            # Si la difficulté contient "sort", on vérifie l'ordre
            is_sort = "sort" in entry.get('difficulty', '')
            is_exec_match = compare_results(ids_expected, ids_generated,
↪check_order=is_sort)

            entry['execution_match'] = is_exec_match
            entry['solr_error'] = (ids_generated is None)

            if entry['solr_error']:
                stats['syntax_error'] += 1

            if is_exec_match and not entry.get('is_exact_match', False):
                stats['fixed_by_exec'] += 1

        dir_name = os.path.dirname(filename)
        base_name = os.path.basename(filename)
        if "results_" in base_name:
            new_base_name = base_name.replace("results_", "results_exec_")
        else:

```

```

new_base_name = f"exec_{base_name}"

new_full_path = os.path.join(dir_name, new_base_name)

with open(new_full_path, 'w', encoding='utf-8') as f:
    json.dump(results_data, f, indent=4, ensure_ascii=False)

exec_files.append(new_full_path)

df = pd.DataFrame(results_data)
acc_txt = df['is_exact_match'].mean() * 100
acc_real = df['execution_match'].mean() * 100

print(f"Sauvegardé : {new_full_path}")
print(f"Précision Textuelle : {acc_txt:.2f}%")
print(f"Précision Réelle : {acc_real:.2f}% (Gain: +{acc_real - acc_txt:.2f} pts)")
print(f"Crashes Solr : {stats['syntax_error']} requêtes")

print("\n" + "="*40)
print("Liste des fichiers validés (prêts pour la visualisation) :")
for f in exec_files:
    print(f" - {f}")

```

Traitement : results/ministral-3-  
3b/benchmark\_dataset/results\_1\_BASELINE\_BAD\_2026-02-11\_15-12-29.json

Validation Solr: 100%| | 100/100 [00:02<00:00, 48.75it/s]

Sauvegardé : results/ministral-3-  
3b/benchmark\_dataset/results\_exec\_1\_BASELINE\_BAD\_2026-02-11\_15-12-29.json  
Précision Textuelle : 1.00%  
Précision Réelle : 2.00% (Gain: +1.00 pts)  
Crashes Solr : 92 requêtes

Traitement : results/ministral-3-  
3b/benchmark\_dataset/results\_2\_SCHEMA\_ONLY\_2026-02-11\_15-18-28.json

Validation Solr: 100%| | 100/100 [00:01<00:00, 51.00it/s]

Sauvegardé : results/ministral-3-  
3b/benchmark\_dataset/results\_exec\_2\_SCHEMA\_ONLY\_2026-02-11\_15-18-28.json  
Précision Textuelle : 7.00%  
Précision Réelle : 34.00% (Gain: +27.00 pts)  
Crashes Solr : 54 requêtes

Traitement : results/ministral-3-  
3b/benchmark\_dataset/results\_3\_SCHEMA\_SYNTAX\_2026-02-11\_15-22-38.json

```
Validation Solr: 100%|          | 100/100 [00:02<00:00, 46.13it/s]
```

```
Sauvegardé : results/ministral-3-  
3b/benchmark_dataset/results_exec_3_SCHEMA_SYNTAX_2026-02-11_15-22-38.json  
Précision Textuelle : 29.00%  
Précision Réelle    : 54.00% (Gain: +25.00 pts)  
Crashes Solr       : 12 requêtes
```

```
Traitement : results/ministral-3-  
3b/benchmark_dataset/results_4_SCHEMA_SYNTAX_FEWSHOT_2026-02-11_15-26-53.json
```

```
Validation Solr: 100%|          | 100/100 [00:02<00:00, 49.18it/s]
```

```
Sauvegardé : results/ministral-3-  
3b/benchmark_dataset/results_exec_4_SCHEMA_SYNTAX_FEWSHOT_2026-02-11_15-26-  
53.json  
Précision Textuelle : 36.00%  
Précision Réelle    : 70.00% (Gain: +34.00 pts)  
Crashes Solr       : 6 requêtes
```

```
=====
```

Liste des fichiers validés (prêts pour la visualisation) :

- results/ministral-3b/benchmark\_dataset/results\_exec\_1\_BASELINE\_BAD\_2026-02-11\_15-12-29.json
- results/ministral-3b/benchmark\_dataset/results\_exec\_2\_SCHEMA\_ONLY\_2026-02-11\_15-18-28.json
- results/ministral-3b/benchmark\_dataset/results\_exec\_3\_SCHEMA\_SYNTAX\_2026-02-11\_15-22-38.json
- results/ministral-3b/benchmark\_dataset/results\_exec\_4\_SCHEMA\_SYNTAX\_FEWSHOT\_2026-02-11\_15-26-53.json

## 0.5 GÉNÉRATION DES GRAPHIQUES

Cette étape génère les visualisations pour chaque fichier de résultat validé.

**Fonctionnalités :** 1. **Organisation automatique :** Les images sont triées dans des dossiers : `graphs/{MODÈLE}/{DATASET}/`. 2. **Nommage :** Chaque graph porte le nom du prompt et la date. 3. **Comparaison :** Affiche côte à côte la précision théorique (Texte) et la précision réelle (Solr). 4. **Option d’affichage :** Vous pouvez choisir d’afficher les graphs ici (`SHOW_PLOT = True`) ou juste de les sauvegarder (`False`).

```
[89]: SHOW_PLOT = True
```

```
[90]: OUTPUT_ROOT = "graphs" # Dossier racine pour les images  
  
if not exec_files:  
    print("Aucun fichier de résultats validés trouvé.")
```

```

else:
    print(f"{len(exec_files)} fichiers à visualiser.")

    for filepath in exec_files:
        try:
            df = pd.read_json(filepath)

            model_name = df['model'].iloc[0] if 'model' in df.columns else
            ↪model_name if model_name else "unknown_model"
            dataset_name = df['dataset'].iloc[0] if 'dataset' in df.columns
            ↪else dataset_name if dataset_name else "unknown_dataset"
            prompt_name = df['system_prompt'].iloc[0] if 'system_prompt' in df.
            ↪columns else "unknown_prompt"

            clean_model_name = model_name.replace(":", "-")
            clean_dataset_name = os.path.splitext(os.path.
            ↪basename(dataset_name))[0]

            base_filename = os.path.basename(filepath)
            match_date = re.search(r'(\d{4}-\d{2}-\d{2}_\d{2}-\d{2}-\d{2})',
            ↪base_filename)
            date_str = match_date.group(1) if match_date else "no_date"

            if 'execution_match' in df.columns:
                cols_to_keep = ['is_exact_match', 'execution_match']
                # Calcul des moyennes par difficulté
                df_grouped = df.groupby('difficulty')[cols_to_keep].mean() * 100
                df_grouped = df_grouped.reset_index()

                df_plot = df_grouped.melt(
                    id_vars='difficulty',
                    var_name='Metric',
                    value_name='Score'
                )

                df_plot['Metric'] = df_plot['Metric'].map({
                    'is_exact_match': 'Texte (Théorique)',
                    'execution_match': 'Solr (Réel)'
                })

                sns.set_theme(style="whitegrid")
                plt.figure(figsize=(12, 6))

                ax = sns.barplot(
                    x='difficulty',
                    y='Score',
                    hue='Metric',

```

```

        data=df_plot,
        palette=["#95a5a6", "#2ecc71"] # Gris (Texte) / Vert (Solr)
    )

    plt.title(f"Prompt: {prompt_name}\nModèle: {model_name} |  

↳Dataset: {dataset_name}", fontsize=14)
    plt.ylabel("Taux de Succès (%)")
    plt.xlabel("Difficulté")
    plt.ylim(0, 115)
    plt.legend(loc='upper center', bbox_to_anchor=(0.5, -0.15),  

↳ncol=2)

    for container in ax.containers:
        ax.bar_label(container, fmt='%.0f%%', padding=3,  

↳fontsize=10)

    plt.tight_layout()

    # Structure : graphs/modele/dataset/prompt_date.png
    save_dir = os.path.join(OUTPUT_ROOT, clean_model_name,  

↳clean_dataset_name)
    os.makedirs(save_dir, exist_ok=True)

    save_filename = f"{prompt_name}_{date_str}.png"
    full_save_path = os.path.join(save_dir, save_filename)

    plt.savefig(full_save_path)
    print(f"Graphique sauvegardé : {full_save_path}")

    if SHOW_PLOT:
        plt.show()
    else:
        plt.close()
    else:
        print(f"Ignoré (pas de données 'execution_match') : {filepath}")

    except Exception as e:
        print(f"Erreur sur {filepath}: {e}")

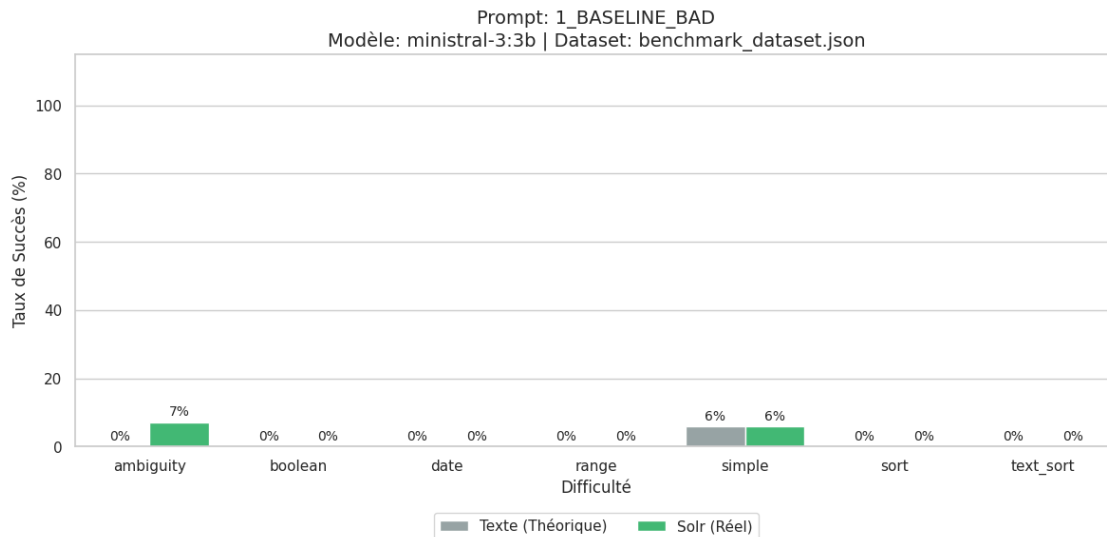
print("\nGÉNÉRATION DES GRAPHIQUES TERMINÉE")

```

4 fichiers à visualiser.

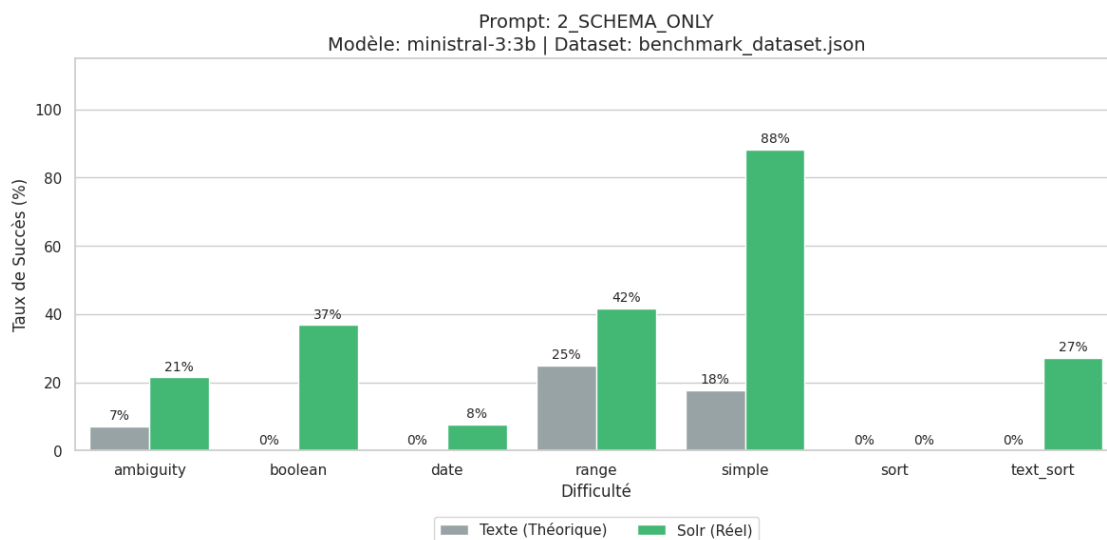
Graphique sauvegardé :

graphs/ministral-3-3b/benchmark\_dataset/1\_BASELINE\_BAD\_2026-02-11\_15-12-29.png



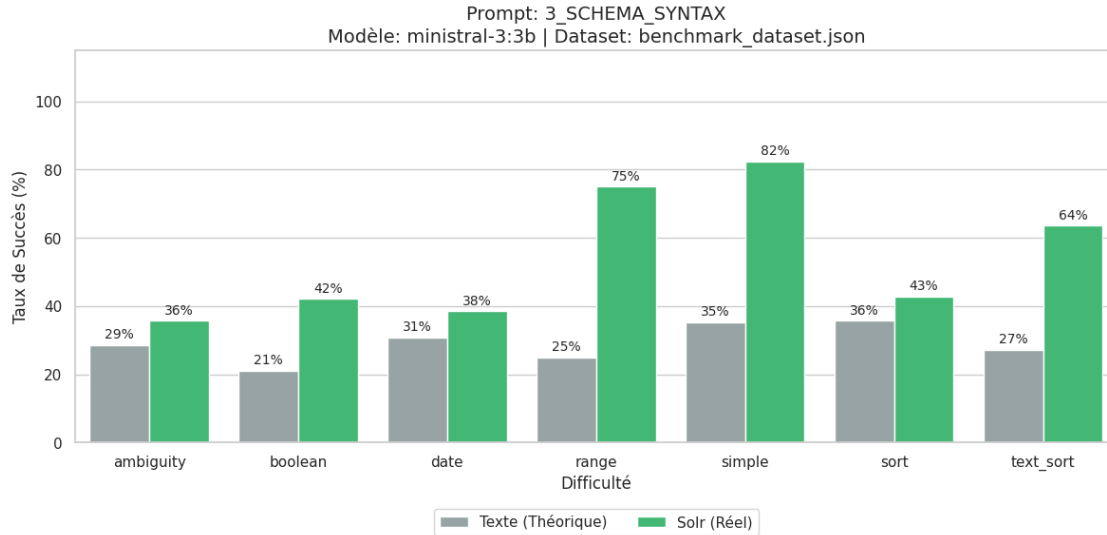
Graphique sauvegardé :

graphs/minstral-3-3b/benchmark\_dataset/2\_SCHEMA\_ONLY\_2026-02-11\_15-18-28.png

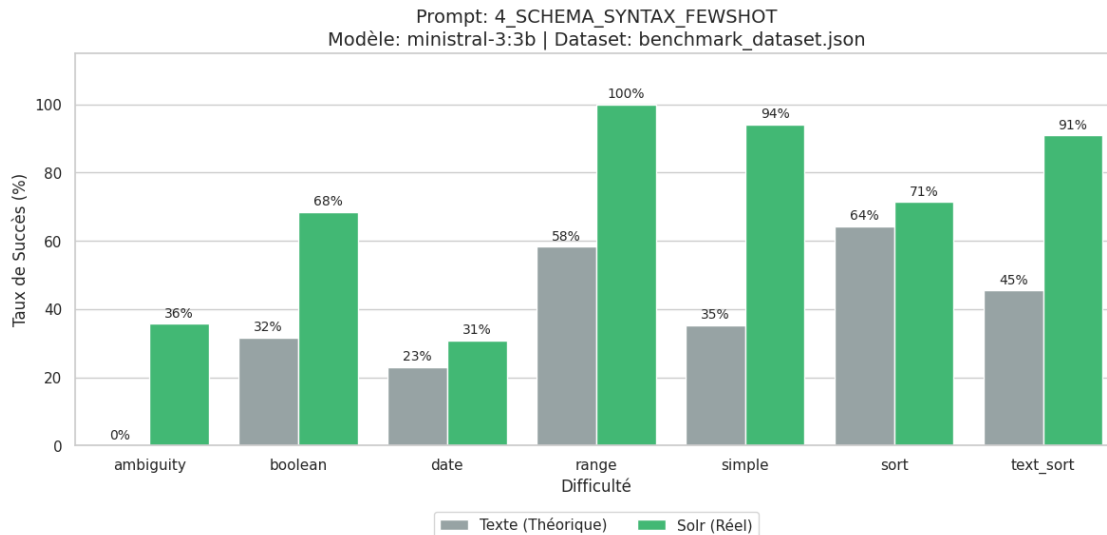


Graphique sauvegardé :

graphs/minstral-3-3b/benchmark\_dataset/3\_SCHEMA\_SYNTAX\_2026-02-11\_15-22-38.png



Graphique sauvegardé : `graphs/minstral-3-3b/benchmark_dataset/4_SCHEMA_SYNTAX_FEWSHOT_2026-02-11_15-26-53.png`



GÉNÉRATION DES GRAPHIQUES TERMINÉE

## 0.6 RAPPORT FINAL : Synthèse & Comparaison

C'est l'étape de **Visualisation Globale**. Ce script va compiler tous les résultats validés (`exec_files`) pour générer une vue d'ensemble de la performance de votre modèle.

**Ce que génère le script :** Une image composite **3-en-1** sauvegardée dans `graphs/{NOM_MODELE}/`



contenant : 1. **Leaderboard** : Comparaison des scores (Théorique vs Réel) pour chaque Prompt. 2. **Robustesse** : Le taux de requêtes qui font “planter” Solr (Erreur 400). 3. **Heatmap** : Le détail des performances par difficulté (Dates, Tris, Booléens...).

**Objectif** : Identifier en un coup d’œil quelle stratégie de Prompt est la plus efficace et la plus stable.

```
[91]: if not exec_files:
    print("Aucun fichier de résultats validés trouvé.")
else:
    print(f"Génération du rapport comparatif pour {len(exec_files)} fichiers...")

    summary_data = []
    detailed_data = []

    final_model_name = "unknown_model"
    final_dataset_name = "unknown_dataset"

    for filename in exec_files:
        try:
            with open(filename, 'r', encoding='utf-8') as f:
                data = json.load(f)

            df_temp = pd.DataFrame(data)

            prompt_name = df_temp['system_prompt'].iloc[0] if 'system_prompt' in df_temp.columns else os.path.basename(filename)
            model_name = df_temp['model'].iloc[0] if 'model' in df_temp.columns else model_name
            dataset_name = df_temp['dataset'].iloc[0] if 'dataset' in df_temp.columns else dataset_name
            if dataset_name:
                final_model_name = model_name.replace(":", "-")
                final_dataset_name = os.path.splitext(os.path.basename(dataset_name))[0]

            score_text = df_temp['is_exact_match'].mean() * 100
            score_exec = df_temp['execution_match'].mean() * 100

            if 'solr_error' in df_temp.columns:
                score_error = df_temp['solr_error'].mean() * 100
            else:
                score_error = 0.0

            summary_data.append({
                'Prompt Name': prompt_name,
```

```

        'Text Match': score_text,
        'Execution Match (Real)': score_exec,
        'Syntax Error Rate': score_error,
        'File Date': os.path.getctime(filename) # Pour trier
    })

    diff_scores = df_temp.groupby('difficulty')['execution_match'].
↪mean() * 100
    for diff, score in diff_scores.items():
        detailed_data.append({
            'Prompt Name': prompt_name,
            'Difficulty': diff,
            'Score': score
        })

    except Exception as e:
        print(f"Erreur lecture {filename}: {e}")

    if summary_data:
        df_summary = pd.DataFrame(summary_data).sort_values('Execution Match_
↪(Real)')

        sorted_prompts = df_summary['Prompt Name'].tolist()

        sns.set_theme(style="whitegrid")
        fig = plt.figure(figsize=(24, 8))

        ax1 = plt.subplot(1, 3, 1)
        df_melted = df_summary.melt(id_vars='Prompt Name', value_vars=['Text_
↪Match', 'Execution Match (Real)'], var_name='Metric', value_name='Score')

        sns.barplot(x='Prompt Name', y='Score', hue='Metric', data=df_melted,
↪palette=["#95a5a6", "#2ecc71"], ax=ax1)
        ax1.set_title(f"Taux de Succès Global - {final_model_name}",
↪fontsize=14, fontweight='bold')
        ax1.set_ylim(0, 110)
        ax1.set_ylabel("Précision (%)")
        ax1.set_xlabel("")
        plt.setp(ax1.get_xticklabels(), rotation=45, ha='right')
        ax1.legend(loc='lower right')
        for c in ax1.containers: ax1.bar_label(c, fmt='%.0f%%', padding=3)

        ax2 = plt.subplot(1, 3, 2)
        sns.barplot(x='Prompt Name', y='Syntax Error Rate', data=df_summary,
↪color="#e74c3c", ax=ax2)

```

```

        ax2.set_title("Taux d'Erreur Syntaxe (Crashes Solr)", fontsize=14,
↪fontweight='bold', color="#c0392b")
        ax2.set_ylim(0, 100)
        ax2.set_ylabel("Taux d'erreur (%)")
        ax2.set_xlabel("")
        plt.setp(ax2.get_xticklabels(), rotation=45, ha='right')
        for c in ax2.containers: ax2.bar_label(c, fmt='%.1f%%', padding=3)

        ax3 = plt.subplot(1, 3, 3)
        df_detail = pd.DataFrame(detailed_data)
        heatmap_data = df_detail.pivot(index='Difficulty', columns='Prompt_
↪Name', values='Score')
        heatmap_data = heatmap_data[sorted_prompts]

        sns.heatmap(heatmap_data, annot=True, fmt=".0f", cmap="RdYlGn", vmin=0,
↪vmax=100, cbar_kws={'label': 'Succès Réel (%)'}, ax=ax3)
        ax3.set_title("Détails par Difficulté", fontsize=14, fontweight='bold')
        ax3.set_xlabel("")
        ax3.set_ylabel("Difficulté")
        plt.setp(ax3.get_xticklabels(), rotation=45, ha='right')

        plt.tight_layout()

        # Dossier : graphs/{model_name}/
        save_dir = os.path.join("graphs", final_model_name)
        os.makedirs(save_dir, exist_ok=True)

        # Nom : {dataset}_summary_{date}.png
        date_str = datetime.datetime.now().strftime("%Y-%m-%d_%H-%M-%S")
        save_name = f"{final_dataset_name}_summary_{date_str}.png"
        full_path = os.path.join(save_dir, save_name)

        plt.savefig(full_path)
        print(f"\nImage de synthèse sauvegardée : {full_path}")

        # Affichage
        plt.show()

    else:
        print("Aucune donnée valide pour générer le graphique.")

```

Génération du rapport comparatif pour 4 fichiers...

Image de synthèse sauvegardée :

graphs/ministral-3-3b/benchmark\_dataset\_summary\_2026-02-11\_15-27-04.png

