Guide Complet - Workflow RAG Agent avec n8n

Aziza Neffati

Table des matières

1	Introduction	2	
2	Pré-requis	2	
3	stallation de Node.js 2		
4	nstallation de n8n 2		
5	arrer n8n		
6	Vue d'ensemble du Workflow RAG 6.1 Architecture générale	2 3	
7	Importer un Workflow n8n	3	
8	Partie 1 : Ingestion des Documents 8.1 Nœud 1.1 : Execute Workflow 8.2 Nœud 1.3 : Switch 8.3 Nœud 1.4 : Extract from File1 8.4 Nœud 1.5 : Convert to JSON 8.5 Nœud 1.6 : Qdrant Vector Store 8.5.1 Méthode1 : Création manuelle via la console Qdrant 8.5.2 Méthode 2 : Création directe du Vector Store via n8n 8.6 Nœud 1.7 : Default Data Loader 8.6.1 Configuration 8.6.2 Métadonnées 8.7 Token Splitter 8.7.1 Paramètres de configuration 8.7.2 Fonctionnement	3 4 5 6 7 7 7 9 11 11 11 11 12 12	
9	Partie 2 : Chat et Réponses 9.1 Architecture	13 13 13 13 15 15	
10) Conclusion	17	

1 Introduction

Ce guide détaille les étapes pour installer et exécuter un workflow RAG (Retrieval-Augmented Generation) en local, en utilisant **n8n**. n8n est un outil d'automatisation sans code/low-code pour orchestrer des tâches telles que l'analyse de documents, les appels API, la gestion de fichiers, etc.

2 Pré-requis

Avant de commencer, assurez-vous d'avoir les éléments suivants installés sur votre machine :

- Node.js (version 18 ou supérieure)
- npm (inclus avec Node.js)
- Terminal ou Invite de commande

3 Installation de Node.js

- 1. Télécharger la version LTS sur https://nodejs.org/
- 2. Suivre les instructions d'installation
- 3. Vérifier l'installation avec les commandes :

```
node -v
npm -v
```

4 Installation de n8n

Dans le terminal:

```
npm install -g n8n
npx n8n
```

5 Démarrer n8n

Exécuter la commande :

```
n8n
```

Puis taper o pour l'ouvrir dans le navigateur. Par défaut, l'interface est disponible sur : http://localhost:5678

6 Vue d'ensemble du Workflow RAG

Ce workflow permet de :

- Ingérer automatiquement des documents depuis des dossiers locaux.
- Stocker les embeddings dans Qdrant.

- Répondre à des questions à partir des documents indexés.
- Citer les sources avec métadonnées.

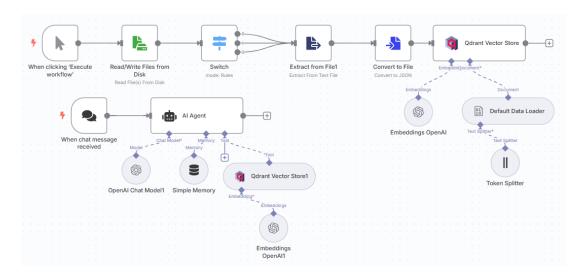


FIGURE 1 – Architecture générale du workflow RAG

6.1 Architecture générale

- Partie Ingestion: Lire et indexer les documents
- Partie Chat : Interface conversationnelle avec recherche sémantique
- Base vectorielle : Qdrant

7 Importer un Workflow n8n

- 1. Lancer n8n
- 2. Aller sur http://localhost:5678
- 3. Menu Workflows > + New Workflow
- 4. Cliquer sur > Import from File
- 5. Sélectionner le fichier . json
- 6. Save puis Execute Workflow

8 Partie 1 : Ingestion des Documents

Architecture des Nœuds

Execute Workflow \rightarrow Read Files \rightarrow Extract from file \rightarrow Convert to JSON \rightarrow Qdrant Vector Store \rightarrow Default Data Loader \rightarrow Token Splitter / Embeddings OpenAI

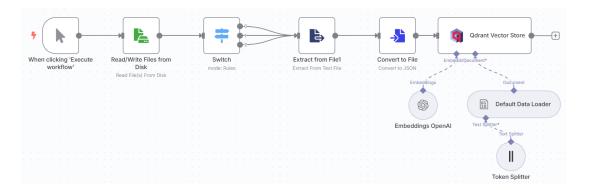


Figure 2 – Ingestion des Documents

Nœuds et Fonctions

8.1 Nœud 1.1 : Execute Workflow

Rôle : Déclenchement manuel du processus

Configuration:

— Type : Manual trigger

— Utilisation : Cliquer pour lancer l'indexation des documents

1.2 Node "Read/Write Files from Disk"

Rôle: Lecture récursive des fichiers depuis le système local

Configuration:

— **Operation** : Read Files

— File(s) Selector : D:/votre/dossier/**/*.{pdf,txt,docx,md}

- Options :
 - Include file metadata
 - Read file content as binary

Pattern glob expliqué:

- ** : Parcours récursif des sous-dossiers
- * : Tous les fichiers
- {pdf,txt,docx,md} : Extensions spécifiques

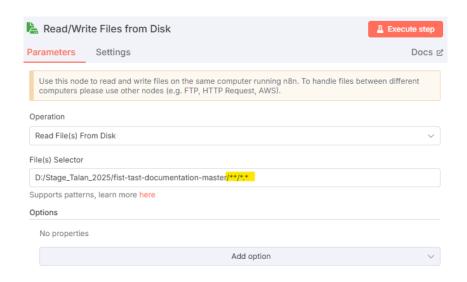


FIGURE 3 – Noeud-Read files

Astuce – Accès aux sous-dossiers et fichiers dans une arborescence :

Pour accéder à l'ensemble des fichiers dans les sous-dossiers, ajoutez /**/*.* à la fin du chemin principal.

Exemple:

Pour lire tous les fichiers dans C:/Users/acer laptop/Downloads/, y compris ceux des sous-dossiers :

C:/Users/acer laptop/Downloads/**/*.*

Bonnes pratiques à suivre :

- Chemins de fichiers valides : Vérifiez que le fichier existe réellement à l'emplacement indiqué. Sinon, le nœud générera une erreur de lecture/écriture.
- Utilisez le format absolu :
 - C:/Users/Downloads/Documents/data.csv
 - ../data.csv
- Respect du format du chemin : Utilisez toujours le slash / dans le chemin.
 - Mauvais: C:\Users\acer laptop\Downloads\Commande.pdf
 - Correct: C:/Users/acer laptop/Downloads/Commande.pdf
- **Nom du fichier** : Évitez les accents et caractères spéciaux dans les noms de fichiers/dossiers.
- **Droits d'accès**: Assurez-vous d'avoir les droits en lecture/écriture sur le fichier.
- **Fichiers multiples**: Si vous traitez plusieurs fichiers, ajoutez-les tous dans le champ File(s) selector (la plupart des outils acceptent la sélection multiple).
- **Type de fichier**: Vérifiez que le nœud prend en charge le format du fichier (ex. : PDF, CSV, JSON...).

8.2 Nœud 1.3 : Switch

Rôle: Redirige selon le type de fichier

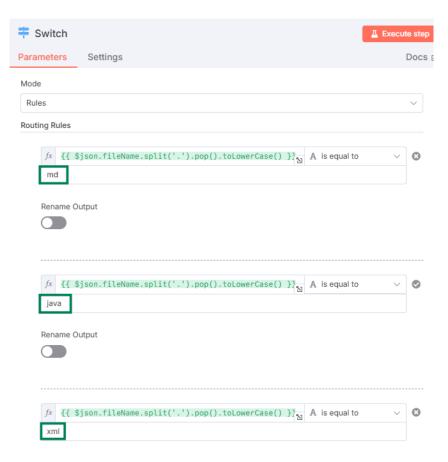


FIGURE 4 – Noeud-Switch

8.3 Nœud 1.4 : Extract from File1

Rôle: Extraction du contenu textuel selon le type de fichier

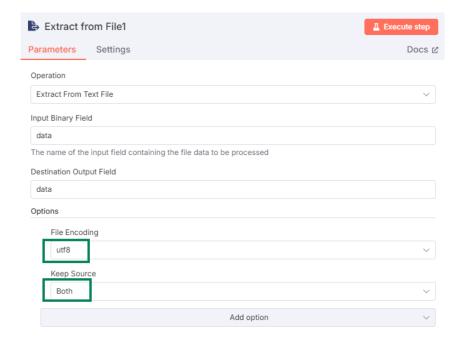


FIGURE 5 – Noeud-Extract from file

8.4 Nœud 1.5 : Convert to JSON

Rôle: Normalisation du format de sortie

- Convert to : JSON
- File Name : $\{\{json.fileName\}\}\$ Options :
- — Set file name from data
 - Keep original metadata

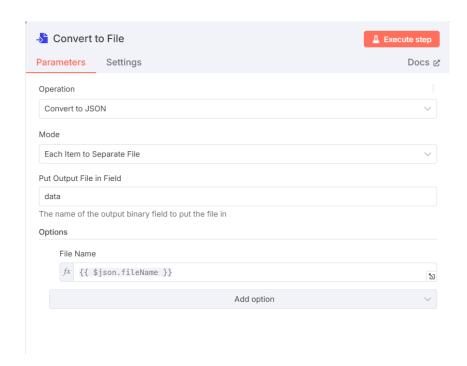


FIGURE 6 – Noeud-Convert to Json

8.5 Nœud 1.6 : Qdrant Vector Store

Rôle: Stockage des embeddings dans la base vectorielle

8.5.1 Méthode1 : Création manuelle via la console Qdrant

Configuration Technique

- 1. Étapes de configuration dans Qdrant:
 - Créer une clé API
 - Connectez-vous à votre compte Qdrant.
 - Accédez à la section API Keys et créez une clé API.

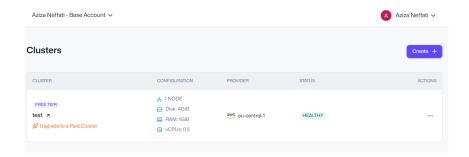


FIGURE 7 – API Key

2. Objet groupé

- Créer une collection en accédant à console et tapant le code
- Nom de la collection : [à définir selon votre projet]
- Dimensions : 1536 (Compatible au modèle d'Open AI)
- Metric : cosine



FIGURE 8 - Create Collection

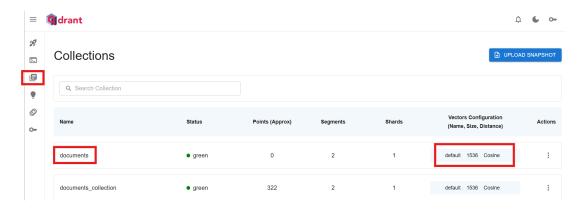


FIGURE 9 – List of collections

3. Configuration dans n8n

- Dans votre workflow n8n:
- Ajoutez un nœud Qdrant Vector Store.
- Dans les paramètres du nœud :
 - API Key : copiez-collez la clé API générée sur Qdrant.

- Operation : Insert Document
- Index : From List \rightarrow sélectionnez le nom de votre Collection créé.
- Batch Size : 200 (ou une autre valeur adaptée à la taille de vos données).
- Metadata Fields :
 - file_name : {{\$json.fileName}}
 - file_path : {{\$ison.filePath}}
 - chunk_id : {{ $$json.chunkId}$ }
 - created_at : $\{\{\text{$now}\}\}$

Une fois le workflow exécuté, vous verrez les chunks (morceaux) extraits de vos documents dans la collection sur Qdrant.

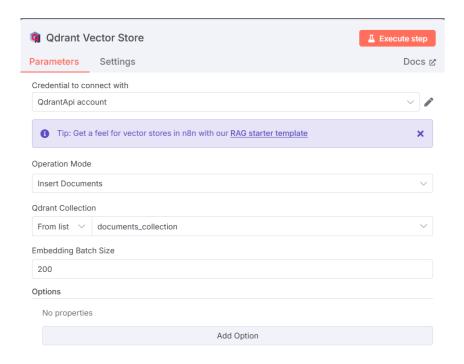


FIGURE 10 - Noeud-Qdrant Vector Store

8.5.2 Méthode 2 : Création directe du Vector Store via n8n

Objectif : Créer une nouvelle collection Qdrant (vector store) directement depuis n8n, sans passer par l'interface web de Qdrant.

Procédure Simplifiée

- 1. Pré-requis :
 - Disposer de votre clé API Qdrant (voir Méthode 1 pour la génération).
- 2. Dans le **premier nœud Qdrant Vector Store** de votre workflow :
 - Dans le champ Qdrant Collection, sélectionnez "By ID".
 - Saisissez un nom pour votre nouvelle collection (vector store).
 - Assurez-vous que les paramètres suivants sont correctement définis :
 - **Operation**: Insert Document
 - Batch Size : selon vos données (par exemple, 200)
 - Metadata Fields :

```
— file_name : {{$json.fileName}}
— file_path : {{$json.filePath}}
— chunk_id : {{$json.chunkId}}
— created_at : {{$now}}
```

— Cliquez sur **Exécuter le nœud**.

3. Résultat :

- Le vector store sera automatiquement créé dans Qdrant à partir de ce premier envoi de données.
- Dans les nœuds suivants (par exemple un nœud d'agent IA), vous pourrez simplement sélectionner ce vector store dans la liste déroulante.

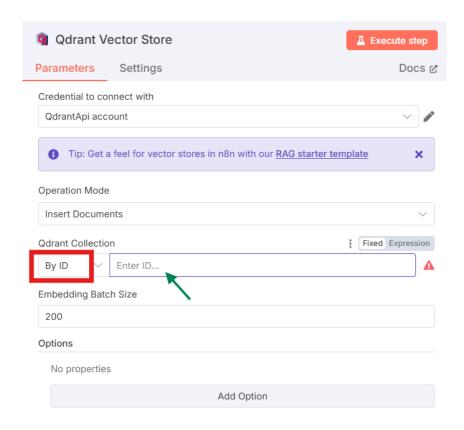


FIGURE 11 – Création d'un Vector Store via n8n (option By ID)

8.6 Nœud 1.7 : Default Data Loader

Rôle : Segmentation en chunks avec overlap des documents pour optimiser leur traitement dans la chaîne de workflow.

8.6.1 Configuration

Type de données : JSONMode : Load Specific Data

— Source de données : { \$('Extract from File1').item.json.data }

— **Text Splitting** : Custom

8.6.2 Métadonnées

Le nœud configure les métadonnées associées aux données chargées :

— Name : source

— Value: { \$('Extract from File1').item.json.fileName }

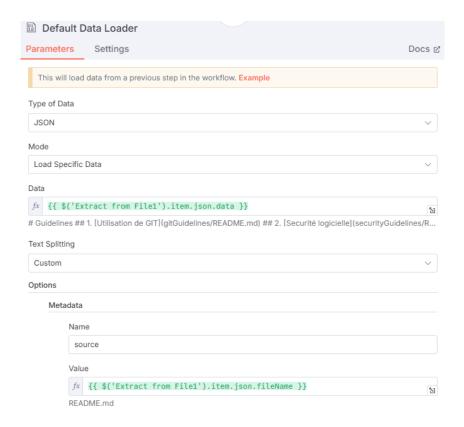


FIGURE 12 – Noeud-Default Data Loader

8.7 Token Splitter

Rôle: Le nœud Token Splitter est un composant de prétraitement essentiel qui permet de diviser de longs documents en segments plus petits et gérables. Cette segmentation est cruciale pour optimiser le traitement des données textuelles dans les pipelines de traitement du langage naturel.

8.7.1 Paramètres de configuration

Le Token Splitter dispose de deux paramètres principaux configurables :

- Chunk Size (Taille du segment): Définie à 800 tokens, cette valeur détermine la taille maximale de chaque segment généré. Cette configuration permet de maintenir un équilibre entre la cohérence contextuelle et les contraintes de traitement.
- Chunk Overlap (Chevauchement): Configuré à 100 tokens, ce paramètre définit le nombre de tokens qui se chevauchent entre les segments consécutifs. Ce chevauchement garantit la préservation du contexte aux frontières des segments et évite la perte d'informations importantes.

8.7.2 Fonctionnement

Le processus de segmentation fonctionne selon le principe suivant :

- 1. Le texte d'entrée est analysé et divisé en tokens
- 2. Des segments de 800 tokens maximum sont créés
- 3. Chaque nouveau segment commence 700 tokens après le début du segment précédent (800 100 de chevauchement)
- 4. Cette approche garantit une continuité contextuelle entre les segments

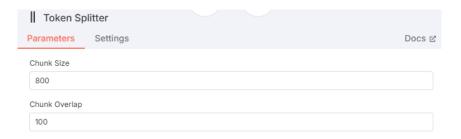


FIGURE 13 – Noeud-Token Splitter

9 Partie 2 : Chat et Réponses

9.1 Architecture

Chat Message \rightarrow AI Agent \rightarrow OpenAI Chat Model \rightarrow Simple Memory \rightarrow Qdrant Vector Store \rightarrow Embeddings OpenA

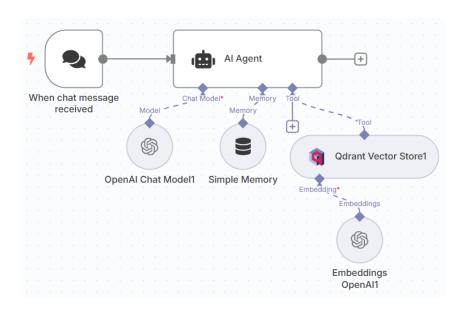


FIGURE 14 – Interface conversationnelle

Nœuds et Fonctions:

9.2 Nœud 2.1: When chat message received

Rôle: Point de départ du workflow

Fonction: Déclenche le flux chaque fois qu'un utilisateur envoie un message dans le chat.

9.3 Nœud 2.2 : AI Agent

Rôle: Agent intelligent central

Fonction : Gère le traitement des messages entrants.

Utilise:

- Un modèle de langage pour comprendre et répondre.
- Une mémoire pour conserver le contexte des échanges.
- Un outil externe (Qdrant) pour enrichir ses réponses avec des données vectorielles.

Il combine:

- Chat Model \rightarrow pour comprendre la requête
- Memory \rightarrow pour garder le contexte du chat
- Tool → pour interagir avec des données vectorielles (Qdrant)

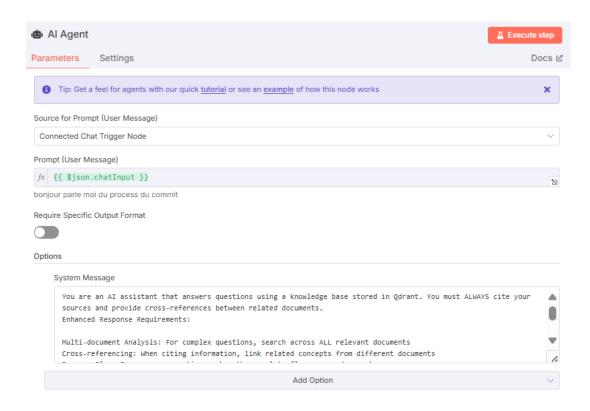


FIGURE 15 – Noeud-AI Agent

System message:

You are an AI assistant that answers questions using a knowledge base stored in Qdrant. You must ALWAYS cite your sources and provide cross-references between related documents.

Enhanced Response Requirements:

- Multi-document Analysis: For complex questions, search across ALL relevant documents
- Cross-referencing : When citing information, link related concepts from different documents
- Process Flow: For process questions, show the complete flow across documents
- Documentation Integration : Connect different processes with their associated standards and guidelines

Mandatory Response Format:

Complete Answer [Provide comprehensive answer with cross-document insights]

Cross-Document Citations Process Flow:

Step 1 : [Document A] - [specific content]

Step 2 : [Document B] - [specific content]

Step 3 : [Document C] - [specific content]

Standards Referenced [List applicable standards from your organization's standard documents]

Source Metadata Primary Sources:

File: [file name] | Chunk: [chunk id] | Score: [score]

Supporting Sources:

File: [file name] | Chunk: [chunk id] | Score: [score]

Special Instructions for Process Questions:

- Always check process documentation, review procedures, and standard guidelines
- Show the relationship between different workflow steps and quality requirements
- Provide specific examples from the standards when relevant
- Cross-reference related procedures and dependencies

9.4 2.3. OpenAI Chat Model1

Rôle: Modèle de langage

Fonction: Fournit les capacités de compréhension et de génération de texte.

Spécificité: Utilise un modèle GPT-40 mini via OpenAI.

Relié à :

— AI Agent via Chat Model

2.4. Simple Memory

Rôle: Mémoire conversationnelle

Fonction : Enregistre l'historique des interactions pour fournir des réponses contextuelles.

Exemple : si l'utilisateur fait référence à un élément précédent, l'agent peut le retrouver.

Relié à :

— AI Agent via Memory

9.5 2.5. Qdrant Vector Store1

Rôle : Base de données vectorielle

Fonction: Permet de stocker et rechercher des embeddings (vecteurs) à grande vitesse.

Utilisé pour la RAG (Retrieval-Augmented Generation) :

L'agent cherche les documents les plus pertinents et s'en sert pour formuler une meilleure réponse.

Relié à :

- AI Agent via Tool
- Embeddings OpenAI1 (source des vecteurs)

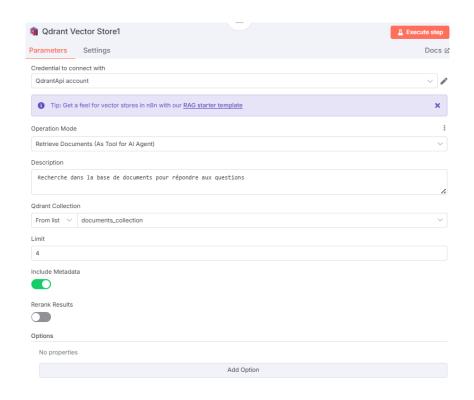


FIGURE 16 – Noeud-Qdrant vector store

Paramètre	Valeur / Explication
Credential to connect with	QdrantApi account (compte configuré pour se connecter
	à Qdrant Cloud ou local)
Operation Mode	Retrieve Documents (As Tool for AI Agent) \rightarrow ce mode
	permet à l'agent de questionner la base Qdrant
Description	Recherche dans la base de documents pour répondre aux
	questions
Qdrant Collection	documents_collection (nom de la collection d'embed-
	dings dans Qdrant)
Limit	$4 \rightarrow$ limite à 4 documents pertinents retournés par re-
	quête
Include Metadata	$Activé \rightarrow les$ métadonnées (nom du fichier, ID de chunk,
	etc.) sont incluses dans les résultats
Rerank Results	Désactivé \rightarrow les résultats ne sont pas reclassés par per-
	tinence secondaire
Options	Aucun paramètre personnalisé ici

Table 1 : Configuration du nœud Qdrant Vector Store

10 Conclusion

Ce guide vous permet de mettre en place un agent RAG local à l'aide de n8n et Qdrant, pour indexer, rechercher et interroger intelligemment vos documents. Cette architecture est idéale pour tout projet de base documentaire augmentée par l'IA.