はじめに

本書はPineconeとOpenAl API、Pythonを活用して構築する検索拡張型のAI応答システムの 実用的なRagシステム導入ガイドです。

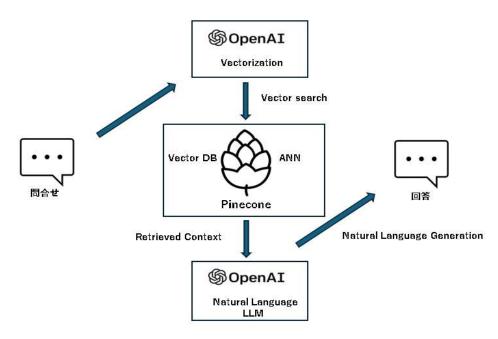
ベクトルDBによる意味検索とLLMを組み合わせることでFAQ応答、ナレッジシステム 大量のドキュメントの一元管理など多用途にわたって展開可能です。

前処理から埋め込み生成、検索・応答連携まで工程を網羅し、小規模構成で構築できるため 技術者でなくても扱いやすい構成となっています。

曖昧な表現や多様な質問にも柔軟に対応可能な点が特長ですので従来のリレーショナルDBよりも 気の利いた応答が可能です。

Ragシステムの全体概要図

Rag System イメージ



Pineconeとは

Pineconeは2022年にニューヨークで創業された、クラウド型のベクトルデータベースサービスを提供する企業です。

検索精度とスケーラビリティに特化し、生成AIやRAG構成の中核技術として急速に 普及しており、開発者向けにもAPIベースで高速類似検索機能を提供しています。

Pineconeは文書やFAQを数値ベクトルとして保存・検索できるクラウド型のベクトルDBです。 本システムでは、ユーザーの質問に対してOpenAIの埋め込みモデルを使ってベクトル化を行い、 そのベクトルをPineconeで検索し、最も類似する情報を基に的確な回答を生成します。

ベクトルDBとは、文章・画像・音声などから抽出された特徴量(埋め込みベクトル)を 格納し意味的な距離による類似検索を効率的に行う事が出来ます。

従来のRDBがキーワード一致検索に強いのに対し、ベクトルDBは意味的な距離を高速に 計算できるという点に特徴があります。

Ragとは

RAG(Retrieval-Augmented Generation)は、検索の元となるデータを事前にベクトル化しユーザーの質問に対して類似する情報を検索してから回答を生成する仕組みで、本システムの様なテキストによる問合せからOpenAlを通してベクトル化し、PineconeにベクトルDBを検索して結果をOpenAlに返し自然言語処理によるテキストとして回答を返す仕組みです。以下はRagシステムの全体イメージです。

1. Rag関連のPinecone + OpenAIの主な仕様

ここでは最低限知っておいた方がよい仕様のみ列挙し、詳細については割愛します。

1-1. Index

ベクトル検索の基本単位であり、Index 内に格納されるベクトルはすべて同じ次元数で統一されます。

1-2. Namespace

Index 内の論理的な区分け

顧客ごとや用途ごとにデータを分離できる

同じ ID でも Namespace が異なれば別データとして扱われる

1-3. Metric

類似度の計算方式を定義する

cosine: 方向性を重視 dotproduct: 内積を利用

euclidean: ユークリッド距離

1-4. Dimensions

ベクトルが持つ特徴量の数

Index 作成時に固定される

登録されるベクトルは全てこの次元数に一致する必要がある

1-5. 操作機能とエンドポイントURLの構成要素

1-5-1. Pineconeエンドポイントの構成

https://<Index>-<プロジェクトID>.<サービス種別>.<リージョンスクリプト>.pinecone.io 例)https://urata-soft-abc12de.svc.us-east-2.pinecone.io

1-5-2. 操作機能とURL構成の対応

ベクトルのメタデータを類似検索する時は以下の様に指定します。

例) https://urata-soft-abc12de.svc.us-east-1.pinecone.io/query

操作機能一覧

操作機能	URL
ベクトル登録・更新	/vectors/upsert
類似検索	/query
ベクトルID削除	/vectors/delete
ベクトルとメタデータ取得	/vectors/fetch?id= <id></id>
ベクトルのメタデータ更新	/vectors/update

1-6. Metadata

各ベクトルに属性情報を付与可能(例:タイトル、タグ、日付)

1-7. OpenAIの主な埋め込みモデル

埋め込みモデルとは、テキストの意味を数値ベクトルに変換するAIのモデルの事です。

モデル名	特徴	トークン数上限
text-embedding-3-small	最新・軽量・高精度の主力モデル (2023末以降)	8191 tokens
text-embedding-3-large	高精度・高コスト・高負荷分析用	8191 tokens
text-embedding-ada-002	旧主力モデル。高速で安価。	8191 tokens

2. 環境構築

まずパッケージを解凍すると以下の様な構成になっていますので適宜、配置して下さい。



2-1. Pythonインストール

本システムではPythonを使用しますが、これを推す理由として以下があげられます。

- ・PineconeでのベクトルDB操作において公式 Python SDK が提供されておりベクトルの upsert、query、fetch 等すべての操作が簡潔に記述可能
- ・RAG構成全体のパイプライン統合

RAGテンプレートが Pythonで書かれており、フレームワークも充実 LangChain等を使えば、チャンク化→埋め込み→ベクトルDB登録→クエリ応答までが シームレスに構築可能

・OpenAIライブラリでの生成+埋め込み処理が一貫して行えAPIレスポンスのJSON操作もシンプル

Pythonのインストール方法としては以下が挙げられます。

2-1-1. Microsoft Store からインストール(推奨)

start mswindowsstore://pdp/?productid=9PJPW5LDXLZ5
↑ このコマンドを実行すると、Microsoft Storeで「Python 3.10」が開きます。

「インストール」ボタンを押すだけで完了です。

2-1-2. Chocolatey 経由でインストール(開発者向け)

SetExecutionPolicy Bypass Scope Process Force;

`iex ((NewObject System.Net.WebClient).DownloadString('https://chocolatey.org/install.ps1'))

2-1-3. 【Linux編】 Ubuntu / Debian系

Python 3.10 / 3.11 / 3.12 インストール(任意で選択) sudo apt update sudo apt install y softwarepropertiescommon sudo addaptrepository ppa:deadsnakes/ppa sudo apt update sudo apt install y python3.12 python3.12venv python3.12dev

2-1-4. 【Linux編】 CentOS / RHEL 7, 8, 9系

Python 3.6~3.9(標準レポジトリ or EPELから) sudo yum update y sudo yum install y epelrelease sudo yum install y python3

2-1-5. インストール確認コマンド

python --version

例) Python 3.12.1 と表示されればOKです。

2-2. OpenAI APIキー取得手順

https://platform.openai.com/signup にアクセスし、アカウントを作成またはログイン。 ログイン後、右上のプロフィールアイコン \rightarrow 「View API keys」を選択。 「Create new secret key」ボタンを押してキーを生成、コピーして保管。

2-3. Pinecone APIキー取得手順

https://www.pinecone.io/start/ にアクセスし、アカウントを作成またはログイン。ログイン後、ダッシュボードに入り「API Keys」セクションへ移動。「Create API Key」ボタンを押して名前を入力し、キーを生成、コピーして保管。

2-4.config.env.templateやFlask/.envファイル に以下の様に設定しておきます。

OPENAI_API_KEY=<2-2で取得したOpenAIのAPIキー> PINECONE_API_KEY=<2-3で取得したPineconeのAPIキー> PINECONE_URL=<PineconeエンドポイントURL ※1-5参照> PINECONE INDEX NAME=<pineconeのindex名>

2-5. requirements.txtの作成

このシステムを構築する際に必要な Python ライブラリを一括インストールする設定ファイルです。 以下のコマンドでこれらのライブラリを自動インストール出来るので便利です。

> pip install -r requirements.txt

以下の様に初期設定していますが、OS等のバージョンアップ時には必要時、適宜変更して下さい。

openai>=1.2.0 pinecone>=3.0.0 tiktoken>=0.5.1 PyMuPDF>=1.23.0 python-dotenv>=1.0.0 pdfplumber==0.10.2 python-docx==1.1.0 Flask>=2.0.0

2-6. セキュリティに関する注意事項

本システムでは最初に動きを検証するPOCとして簡単にconfig.txt から APIキー等を読み込む 方法を採用していますが、この方法にはセキュリティ上の懸念があります。 config.txt は HTML・JSと同一ディレクトリに置かれるため、Web公開領域に含まれ やすく、ブラウザで F12 キーのデベロッパーツールのネットワークやソースから APIキーが見えてしまいます。

その為、あとの4-3ではWeb公開時に、.envファイルにAPIキーを設定する方法を解説しています。

3. 各スクリプトの詳細

同梱された各スクリプトの用途は以下の通りです。

尚、必須パラメータに関しては極力、外部ファイルから取得したりパラメータで渡すようにしています。 用途が明確で一貫性が求められるもののなかには5章のスクリプトの様ににスクリプト中に 固定で設定しているものもあります。カスタマイズする際はスクリプトを適宜編集してください。

ファイル名	説明
upload_embeddings.py	PDFやテキスト等のナレッジ用のファイルを読み込み、OpenAIの埋め込みモデルでベクトル化し、Pineconeに登録(upsert)する、初回のインデックス構築や文書更新時に実行する
query_embeddings.py	Webシステム以外に使用し、本件では動きを検証する為のPOC用に提供している ユーザーの入力テキストをOpenAI埋め込みモデルでベクトル化し Pineconeから類似文書を検索・取得し、FAQボットの検索処理をする
config.py	APIキー等を設定した .envファイルからOpenAl APIキー・Pinecone APIキー・エンドポイントURLなどを読み込み、アプリ全体で共通の設定を参照する
app.py	Flaskのメインアプリ。 /query エンドポイントなどを定義し、query_embeddings.pyやOpenAl APIを呼び出して応答を返すサーバーサイド処理

4. ユースケースから実際の動きを検証する

あなたの会社はモバイルバッテリーを製造・販売しているとします。

そこでよくある質問(FAQ)を自動で回答できるAIヘルプボットをWebページに持ちたいと考えています。そのためにはまず同梱のsample_specification.pdfを学習させて、実際にユーザから「バッテリーの容量は?」という質問に答えられるように構築してみましょう。

4-1. pineconeにsample specification.pdfを読み込ませます

本システムではユーザーの質問文をベクトル化し、登録済みのテキストやPDFといった テキスト文書と照合して最も関連性の高い情報を抽出します。

sample specification.pdfからベクトルを生成して、pineconeにアップロードします。

※ 読込ませるファイル名は英語名にして下さい。pinecone の仕様では Vector IDはASCII文字と 指定されており、ファイル名から Vector IDを取得している本システムでは日本語のファイル名に するとエラーとなります。

upload_embeddings.pyを、第1パラメータにフォルダを、第2パラメータにnamespaceを指定して実行します。

- 例) > python upload_embeddings.py "<ここに読み込むフォルダのパスを入力(例: ./PDF)>" "<Pineconeのnamespaceをここに設定>"
- 例)[処理開始] PDF/sample_specification.pdf[成功] アップロード: sample_specification.pdf-chunk-1
- 例) [成功] アップロード: sample specification.pdf-chunk-1

4-2. 実際に質問してみましょう

「バッテリーの容量は?」という質問を query_embeddings.py にパラメータで渡すと 4-1で登録した specification.txt の内容と最も関連性の高い情報を Pinecone から抽出し、 OpenAI にその情報を渡して自然言語で回答してもらいます。 query_embeddings.pyを、第1パラメータに質問を、第2パラメータにnamespaceを して、以下のように1行で実行出来ます。

- **例**) > python -c "from query_embeddings import ask_direct_answer; print(ask_direct_answer('バッテリー容量は?', '"<Pineconeのnamespaceをここに設定>"'))" 以下の様に回答を返せば成功です。
- 例) バッテリー容量は10,000mAhです。

4-3. Webページから質問してみましょう

今度は実用的なWebページを使って、質問を入力・送信しAIから自然言語の回答を得る 処理をやってみます。

先ず2-4でconfig.env.templateに設定したAPIキー等の内容をセキュリティ対策として .envファイルに設定します。

また、質問を受取り処理するREST API構築にはPythonのフレームワークFlaskを採用しました。 FlaskはURLルーティングやAPIエンドポイントの定義が簡単に記述出来て依存ライブラリも 軽量、数行のスクリプトでAPIを定義できるのPythonのフレームワークです。

4-3-1. 操作手順

- 1. ターミナルを開き、Flask/app.py があるディレクトリで以下のコマンドを実行します。
- > python app.py "<Pineconeのnamespaceをここに設定>"
- * Serving Flask app 'app'
- * Debug mode: on

WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead.

* Running on http://127.0.0.1:5000

Press CTRL+C to quit

- * Restarting with stat
- * Debugger is active!

- * Debugger PIN: 963-682-455
- 127.0.0.1 - [16/Oct/2025 05:45:16] "GET / HTTP/1.1" 200 -
- ※ 上記の様にWARNINGが出た場合ですが、これはFlaskの開発用サーバ(flask run や app.run())が本番用ではないのでセキュリティ、安定性、同時接続処理などに制限あるという警告で本番環境ではWSGIサーバー(Web Server Gateway Interfaceサーバー)を推奨しておりここでは問題ありません。
- 2. ブラウザで次のURLにアクセスします。

http://localhost:5000

- 3. 表示されたページの質問フォームに「バッテリーの容量は?」と入力し送信をクリック。
- 4. 検索された内容にOpenAIが自然言語で回答します。

4-3-2. 実行結果

以下の様に回答を返せば成功です。



Pinecone+RAG AI FAQボット

パッテリーの容量は?	送信
------------	----

バッテリーの容量は10,000mAhです。

5. パラメータ調整 よりよい回答のために

5-1. Pinecone 側の必須パラメータ調整

パラメータ	用途	推奨値
index	ベクトル検索対象となる物理的なデー タストア単位	
namespace (※スクリプト実行時のパラ メータで指定)	同一index内のデータを論理的にグ ループ分けするラベル	
top_k	類似文書の取得件数	3~5

5-2. OpenAI 側の主なパラメータ調整(modelはいずれも必須です)

パラメータ	用途	推奨値
model (Embedding Model)	テキストを数値ベクトルに変換	text-embedding-3-small
model (Chat Model)	自然言語の応答を生成	gpt-4o
temperature	ランダム性	0~0.5
max_tokens	出力最大トークン数	200~500
System Prompt	モデルへの役割・制約指示	用途に応じ設定
response_format	出力形式の制御	JSON推奨