

Oracle 1Z0-1127-25 Exam | 1Z0-1127-25日本語版トレーニング - インスタントダウンロード1Z0-1127-25参考書内容



The graphic shows a table with 4 domains, each with a description and a weightage of 25%.

Domain	Description	Weightage
1	Fundamentals of LLMs	25%
2	OCI Generative AI Service	25%
3	RAG + Oracle 23ai Vector Search	25%
4	Generative AI Agent Service	25%

P.S. JapancertがGoogle Driveで共有している無料かつ新しい1Z0-1127-25ダンプ：<https://drive.google.com/open?id=1oO7FfW-JgK0DRqepQq8adVvpGAORvXRR>

私はあなたが1Z0-1127-25試験に合格したいことを知っています。私たちの1Z0-1127-25学習教材は、多くの人が試験に合格するのを助け、あなたを助けようと思います。私たちの1Z0-1127-25学習教材の99%の合格率は高いです。また、あなたの自分の努力が必要です。そして、私たちの1Z0-1127-25試験問題を利用すれば、あなたは絶対試験に合格できます。

Oracle 1Z0-1127-25 認定試験の出題範囲：

トピック	出題範囲
トピック 1	OCI Generative AI RAGエージェントサービスの利用：このドメインでは、会話型AI開発者とAIアプリケーションアーキテクトがOCI Generative AIサービスを用いてRAGエージェントを作成および管理するスキルを評価します。ナレッジベースの構築、エージェントをチャットボットとしてデプロイすること、そしてデプロイされたRAGエージェントを対話型ユースケース向けに起動することなどが含まれます。Generative AIを活用してインテリジェントな会話型システムを構築することに重点が置かれています。
トピック 2	OCI Generative AIサービスの利用：このセクションでは、Oracle Cloud Infrastructure（OCI）のGenerative AIサービスを活用するクラウドAIスペシャリストとソリューションアーキテクトの専門知識を評価します。チャットや埋め込みのための事前学習済み基礎モデルの理解、微調整と推論のための専用AIクラスターの作成、リアルタイム推論のためのモデルエンドポイントの導入などが含まれます。また、OCIのGenerative AI向けセキュリティアーキテクチャについても解説し、責任あるAIプラクティスの重要性を強調します。
トピック 3	大規模言語モデル（LLM）の基礎：このセクションでは、AIエンジニアとデータサイエンティストが大規模言語モデルの基本原則を理解するスキルを評価します。トランスフォーマーベースモデルを含むLLMアーキテクチャを網羅し、プロンプトを効果的に設計・使用する方法を解説します。また、特定のタスクに合わせたLLMの微調整にも焦点を当て、コードモデル、マルチモーダル機能、言語エージェントに関連する概念を紹介します。
トピック 4	OCI Generative AIサービスを使用したRAGの実装：このセクションでは、OCI Generative AIサービスを使用した検索拡張生成（RAG）ワークフローの実装に関するナレッジエンジニアとデータベーススペシャリストの知識をテストします。LangChainとOracle Database 23aiの統合、チャンク化や埋め込みなどのドキュメント処理技術、Oracle Database 23aiへのインデックス付きチャンクの保存、類似検索の実行、OCI Generative AIを使用したレスポンスの生成について学習します。

1Z0-1127-25試験の準備方法 | 更新する1Z0-1127-25日本語版トレーニング試験 | 100%合格率のOracle Cloud Infrastructure 2025 Generative AI Professional参考書内容

1Z0-1127-25学習準備では、多くの利点とさまざまな機能が強化され、学習がリラックスして効率的になります。クライアントは、製品を購入する前に1Z0-1127-25試験トレントの無料ダウンロードと試用ができ、クライアントが正常に支払いを行った直後に1Z0-1127-25学習教材をダウンロードできます。また、1Z0-1127-25ラーニングガイドの更新がある場合、システムは更新をクライアントに自動的に送信します。Oracleしたがって、あなたは、効率的な学習と試験の良い準備を持つことができます。1Z0-1127-25の最新の質問があなたにとって絶対に良い選択であると信じられています。

Oracle Cloud Infrastructure 2025 Generative AI Professional 認定 1Z0-1127-25 試験問題 (Q85-Q90):

質問 # 85

What is the primary function of the "temperature" parameter in the OCI Generative AI Generation models?

- **A. Controls the randomness of the model's output, affecting its creativity**
- B. Determines the maximum number of tokens the model can generate per response
- C. Assigns a penalty to tokens that have already appeared in the preceding text
- D. Specifies a string that tells the model to stop generating more content

正解: A

解説:

Comprehensive and Detailed In-Depth Explanation=

The "temperature" parameter adjusts the randomness of an LLM's output by scaling the softmax distribution-low values (e.g., 0.7) make it more deterministic, high values (e.g., 1.5) increase creativity-Option A is correct. Option B (stop string) is the stop sequence. Option C (penalty) relates to presence/frequency penalties. Option D (max tokens) is a separate parameter. Temperature shapes output style.

OCI 2025 Generative AI documentation likely defines temperature under generation parameters.

質問 # 86

How can the concept of "Groundedness" differ from "Answer Relevance" in the context of Retrieval Augmented Generation (RAG)?

- A. Groundedness measures relevance to the user query, whereas Answer Relevance evaluates data integrity.
- B. Groundedness focuses on data integrity, whereas Answer Relevance emphasizes lexical diversity.
- **C. Groundedness pertains to factual correctness, whereas Answer Relevance concerns query relevance.**
- D. Groundedness refers to contextual alignment, whereas Answer Relevance deals with syntactic accuracy.

正解: C

解説:

Comprehensive and Detailed In-Depth Explanation=

In RAG, "Groundedness" assesses whether the response is factually correct and supported by retrieved data, while "Answer Relevance" evaluates how well the response addresses the user's query. Option A captures this distinction accurately. Option B is off-groundedness isn't just contextual alignment, and relevance isn't about syntax. Option C swaps the definitions. Option D misaligns-groundedness isn't solely data integrity, and relevance isn't lexical diversity. This distinction ensures RAG outputs are both true and pertinent.

OCI 2025 Generative AI documentation likely defines these under RAG evaluation metrics.

質問 # 87

In which scenario is soft prompting appropriate compared to other training styles?

- A. When the model requires continued pretraining on unlabeled data
- **B. When there is a need to add learnable parameters to a Large Language Model (LLM) without task-specific training**
- C. When the model needs to be adapted to perform well in a domain on which it was not originally trained
- D. When there is a significant amount of labeled, task-specific data available

正解: B

解説:

Comprehensive and Detailed In-Depth Explanation=

Soft prompting adds trainable parameters (soft prompts) to adapt an LLM without retraining its core weights, ideal for low-resource customization without task-specific data. This makes Option C correct. Option A suits fine-tuning. Option B may require more than soft prompting (e.g., domain fine-tuning). Option D describes pretraining, not soft prompting. Soft prompting is efficient for specific adaptations.

OCI 2025 Generative AI documentation likely discusses soft prompting under PEFT methods.

質問 # 88

In the context of generating text with a Large Language Model (LLM), what does the process of greedy decoding entail?

- A. Picking a word based on its position in a sentence structure
- **B. Choosing the word with the highest probability at each step of decoding**
- C. Selecting a random word from the entire vocabulary at each step
- D. Using a weighted random selection based on a modulated distribution

正解: B

解説:

Comprehensive and Detailed In-Depth Explanation=

Greedy decoding selects the word with the highest probability at each step, aiming for locally optimal choices without considering future tokens. This makes Option B correct. Option A (random selection) describes sampling, not greedy decoding. Option C (position-based) isn't how greedy decoding works-it's probability-driven. Option D (weighted random) aligns with top-k or top-p sampling, not greedy. Greedy decoding is fast but can lack diversity.

OCI 2025 Generative AI documentation likely explains greedy decoding under decoding strategies.

質問 # 89

What is LCEL in the context of LangChain Chains?

- A. A programming language used to write documentation for LangChain
- B. A legacy method for creating chains in LangChain
- C. An older Python library for building Large Language Models
- **D. A declarative way to compose chains together using LangChain Expression Language**

正解: D

解説:

Comprehensive and Detailed In-Depth Explanation=

LCEL (LangChain Expression Language) is a declarative syntax in LangChain for composing chains-sequences of operations involving LLMs, tools, and memory. It simplifies chain creation with a readable, modular approach, making Option C correct. Option A is false, as LCEL isn't for documentation. Option B is incorrect, as LCEL is current, not legacy. Option D is wrong, as LCEL is part of LangChain, not a standalone LLM library. LCEL enhances flexibility in application design.

OCI 2025 Generative AI documentation likely mentions LCEL under LangChain integration or chain composition.

質問 # 90

.....

あなたはJapancertが提供したOracleの1Z0-1127-25認定試験の問題集だけ利用して合格することが問題になりません。ほかの人を超えて業界の中で最大の昇進の機会を得ます。もしあなたはJapancertの商品がショッピング車に入れて24のインターネットオンライン顧客サービスを提供いたします。問題があったら気軽にお問い合わせ、

1Z0-1127-25參考書內容：<https://www.japancert.com/1Z0-1127-25.html>

- [illegible]

P.S.JapancertがGoogle Driveで共有している 無料の2025 Oracle 1Z0-1127-25ダンプ: <https://drive.google.com/open?id=1oO7Ffw-JgK0DRqepQq8adVvpGAORvXRR>