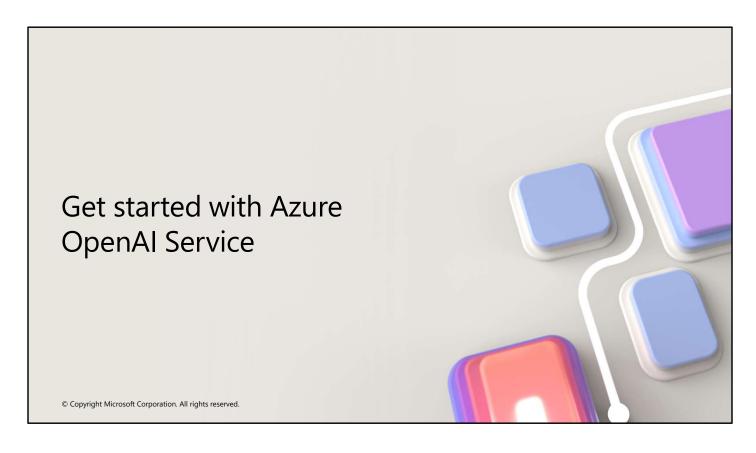


Agenda

- Get started with Azure OpenAl Service
- Develop apps with Azure OpenAl Service
- · Apply prompt engineering with Azure OpenAl Service
- Use your own data with Azure OpenAl Service

 $\ensuremath{\mathbb{C}}$ Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.



Before delivering this presentation, review the associated module on Microsoft Learn (https://aka.ms/mslearn-start-azure-openai).

The goal of this section is to describe how to provision the Azure OpenAl service, select and deploy a model, and use the Playground in the Azure Al Foundry portal to submit prompts and review results from models.

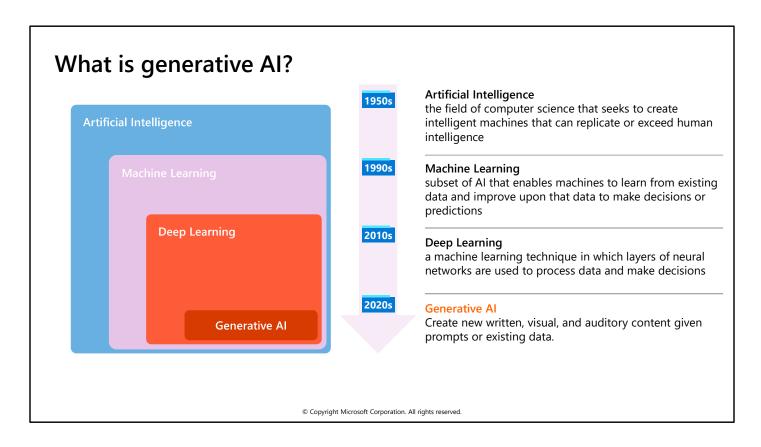
The estimated time to present these slides is 40 minutes, plus 20 minutes to complete the demo.

Learning Objectives

After completing this module, you will be able to:

- 1 Describe what generative AI is
- Provision a resource and deploy a model
- 3 Use the Azure Al Foundry portal

 $\ensuremath{\mathbb{C}}$ Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.



Den här bilden berättar en fascinerande historia om hur artificiell intelligens (AI) har utvecklats genom decennier och lett fram till dagens generativa AI – en av de mest banbrytande teknologierna vi har.

Vi börjar på 1950-talet, där idén om Al föddes – drömmen om maskiner som kan tänka som människor. Forskare arbetade med att skapa datorprogram som kunde simulera mänsklig intelligens, men det var fortfarande mycket teoretiskt.

Sedan hoppar vi till 1990-talet, där maskininlärning (ML) börjar förändra spelplanen. Istället för att hårdkoda regler, lärde sig datorer genom data. De kunde hitta mönster och göra förutsägelser – något som snabbt revolutionerade allt från finans till sjukvård.

På 2010-talet exploderar deep learning, tack vare framsteg inom neurala nätverk och ökad datorkraft. Här börjar Al verkligen bli kraftfull, med system som kan förstå bilder, text och ljud på ett sätt som liknar mänsklig perception. Deep learning banar väg för avancerad bildigenkänning, självstyrande bilar och röstassistenter som Siri och Alexa.

Och nu är vi i 2020-talet, där generativ Al tar världen med storm. Det handlar inte bara om att förstå och analysera data – nu kan Al skapa! Från att skriva texter och komponera musik till att generera bilder och videor, generativ Al ger oss en ny typ av kreativitet som tidigare var reserverad för människor.

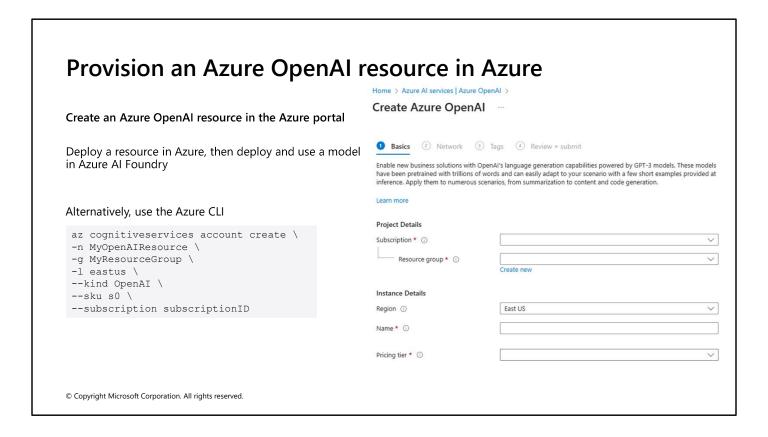
Bilden visar snyggt hur generativ Al är en del av denna evolution, byggd på lager av innovation. Det är som en rysk docka där Al innehåller ML, ML innehåller deep learning, och i kärnan av allt – generativ Al, en teknik som förändrar hur vi skapar, arbetar och kommunicerar.

Framtiden? Al som inte bara hjälper oss att fatta beslut, utan som samarbetar med oss som en kreativ partner. Och vi är bara i början.

The slide presents an approximate timeline of the evolution of artificial intelligence, not everything is exactly in the decades shown. Each major milestone in the evolution builds on the previous ones.

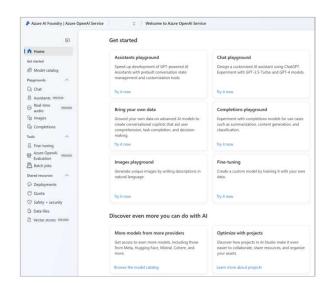
Note that *most* (but not all) generative AI models are based on deep learning training techniques, so we show generative AI as a subset of deep learning.

Introduce Azure OpenAI as a type of generative model, which you're diving into today. Don't worry about spending much time on this slide.



Azure Al Foundry portal

- Web portal for working with AI models: https://ai.azure.com/
- View and deploy base models
- Connect to other AI Services or your own data source
- Manage fine tuning and data files for custom models
- Test models in visual playgrounds:
 - Chat (GPT-3.5-Turbo and later models)
 - Assistants (Custom and Copilot-like experiences)
 - Images (DALL-E)
 - Completions (GPT-3)



© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Azure Al Foundry är Microsofts webbaserade plattform för att arbeta med Al-modeller. Bilden visar en översikt av dess funktioner och hur du kan använda den för att experimentera med Al på olika sätt.

Vad är Azure Al Foundry?

Det är en portal där du kan:

- •Se och distribuera grundmodeller (som GPT-3.5, GPT-4, DALL-E, m.fl.).
- •Ansluta till andra AI-tjänster eller ladda upp din egen data för att anpassa modeller.
- •Finjustera modeller med egna träningsdata.
- •Testa modeller i interaktiva sandlådor

(Playgrounds) för olika Al-applikationer. Vilka Al-funktioner kan du testa i portalen? Portalen erbjuder olika "playgrounds" där du kan experimentera med Al direkt:

- •Chat: Bygg en anpassad Al-assistent med GPT-3.5-Turbo eller nyare.
- •Assistants: Skapa egna Al-assistenter, liknande Microsoft Copilot.
- •Images: Generera bilder med DALL-E utifrån textbeskrivningar.
- •Completions: Testa textgenerering, sammanfattningar och klassificeringar med GPT-3.

Varför är detta intressant?

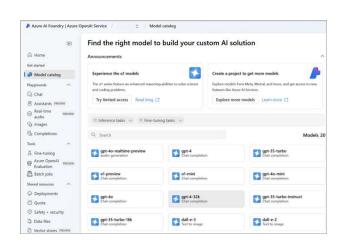
Med Azure Al Foundry får du en centraliserad plattform för att utveckla Al-baserade applikationer utan att behöva sätta upp en massa infrastruktur själv. Du kan anpassa modeller med din egen data, experimentera och iterera snabbt.

Vem är detta för?

Det passar utvecklare, data scientists och företag som vill bygga eller integrera AI i sina applikationer. Oavsett om du vill skapa en chatbot, generera bilder eller bygga avancerade Copilot-liknande lösningar, så erbjuder plattformen de verktyg du behöver. **Azure Al Foundry** provides a web-based portal in which you can manage the models and deployments in your Azure OpenAl resource. You can access it from the resource page in the Azure portal or directly at https://ai.azure.com/.

Types of generative AI model

Model Family	Description
Base GPT	Collection of the most capable chat- based models for language and code generation, such as GPT-4
Multimodal	Generative models that combine more than one modality, such as the Whisper model
Embeddings	Models that use embeddings for specific tasks (similarity, text search, and code search)
Images	Image-generation model (such as DALL-E 3, which is generally available for use with the REST APIs)



© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Här är en översikt av de olika generativa Al-modellfamiljerna med fokus på OpenAl:s modeller, som visas i bilden.

Generativa Al-modellfamiljer

Det finns många olika Al-modeller från olika aktörer, som Mistral, Meta, Microsoft och OpenAl. Men här fokuserar vi på OpenAl:s modeller, som används i Azure Al Foundry.

1. Base GPT-modeller (Språk och kodgenerering)

Dessa modeller är specialiserade på textgenerering, kodskrivning och konversationer.

- •GPT-4o och GPT-4o-mini: De nyaste och mest avancerade modellerna för språk och kodgenerering. GPT-4o erbjuder förbättrad prestanda och kostnadseffektivitet jämfört med tidigare generationer.
- •GPT-3.5-Turbo: En optimerad version av GPT-3.5, känd från den ursprungliga ChatGPT-tjänsten. Används ofta för kostnadseffektiv textgenerering och chatbot-tillämpningar.
- •Äldre GPT-3-modeller (som Davinci, Curie, Babbage, Ada) används numera mest som bas för **Embeddings** (se nedan).

2. Multimodala modeller (Flera modaliteter: text, ljud, bild)

Den här familjen kombinerar flera olika typer av data, såsom ljud och text.

- •Whisper: En modell för automatisk taligenkänning (speech-to-text).
- •GPT-40: Har vissa multimodala funktioner och kan hantera både text och bilder.

3. Embeddings-modeller (Text- och kodsökning, likhetsanalys)

Embeddings är specialiserade Al-modeller för att analysera text- och kodrelationer.

- •Används för att hitta likheter mellan texter, förbättra sökresultat och utföra kodsökning.
- •Snabbare än fullständiga GPT-modeller och optimerade för uppgifter som att jämföra text.
- 4. Bildgenereringsmodeller (Text-till-bild med DALL-E)

Dessa modeller skapar bilder utifrån textbeskrivningar.

- •DALL-E 3: Den senaste och mest avancerade versionen, tillgänglig via REST API.
- •DALL-E 2: En tidigare version, fortfarande tillgänglig i vissa tjänster.

Sammanfattning

•Base GPT = Text och kodgenerering (GPT-4o, GPT-3.5-Turbo)

- •Multimodal = Modeller som hanterar flera modaliteter (exempel: Whisper)
- •Embeddings = Optimerad text- och kodanalys
- •Images = Bildgenerering med DALL-E

Om du vill bygga Al-lösningar i Azure Al Foundry, är det här de centrala modellfamiljerna du kan arbeta med.

Mention that there are lots of various models (Mistral, Meta, Microsoft, OpenAI etc), but this is focusing on OpenAI models. There are other courses covering the full range of models.

Base GPT models

The newer GPT-4 models are generally the best choice for all language and code generation tasks. This includes models like 40 and 40-mini

The GPT-3 family includes the GPT-35-Turbo model on which the original release of the OpenAI ChatGPT service is based, and which supports the Chat API (and corresponding playground).

**Info for trainer, leave out unless asked - This also includes four older generations of language model, versions from A (Ada) to D (Davinci). Older models are less complex than newer ones (they're smaller and consist of fewer layers). The right choice for a specific tasks depends on a balance of the speed at which the model can perform (smaller models tend to be faster) and how sophisticated their completions need to be (larger models tend to be more capable than smaller ones). These older models are what the Embeddings are based on.

Multimodal

This family is a collection of all the multimodal models, such as Whisper or Text-to-speech. There is some overlap with the GPT models, such as GPT-40 which has some multimodal functionality depending on the model

Embeddings

Embeddings-based models make use of embeddings (a specialized form of data encoding for text) to optimize specific tasks (evaluating text for similarities, searching text, and searching code)

Images

DALL-E is a model for image-generation based on natural language prompts. DALL-E 3 is generally available for use with the REST APIs. DALL-E 2 and DALL-E 3 with client SDKs are in preview.

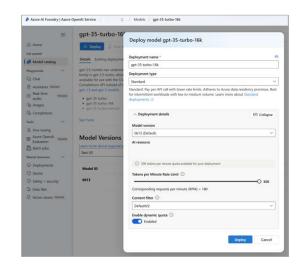
Not included here are models like o1 for advanced reasoning – these are limited preview so you can discuss if asked, but don't need to include it quite yet.

Deploying generative AI models

Deploy a model in Azure AI Foundry to use it

- You can deploy one or more instances of each available model
- The number of deployments depends on your quota, which you can see in the portal
- Alternatively, use the Azure CLI

```
az cognitiveservices account deployment create \
-g myResourceGroup \
-n MyOpenAIResource \
--deployment-name my-gpt-model \
--model-name gpt-35-turbo-16k \
--model-version "0613" \
--model-format OpenAI \
--sku Standard \
--sku-capacity 10
```



 $\ensuremath{\mathbb{C}}$ Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Using prompts to get completions from models

Task	Prompt	Completion
Classifying content	Tweet: I enjoyed the training course. Sentiment:	Positive
Generating new content	Write a poem about databases	Databases, oh databases, You keep our information safe, From the small to the large, You store our data in a place.
Transformation/Translation	English: Hello French:	Bonjour
Summarization	Scotland is [long description of Scotland] Summarize the previous text	Scotland is [summarized description]
Continuation	One way to grow tomatoes is to	start with seeds
Continuation	<u> </u>	Start With Secus
Question answering	How many moons does Earth have?	Earth has one moon.
Chat	Setup, followed by messages	A sequence of relevant responses

© Copyright Microsoft Corporation, All rights reserved

Här är en genomgång av de olika uppgifterna (tasks) i bilden och vad de innebär:

1.Classifying content (Klassificering av innehåll)

- 1. Exempel: "Tweet: I enjoyed the training course. Sentiment:"
- 2. Slutresultat: "Positive"
- 3. Här används en modell för att analysera och kategorisera innehållet, t.ex. sentimentanalys (positiv, neutral, negativ).

2.Generating new content (Generera nytt innehåll)

- 1. **Exempel:** "Write a poem about databases"
- 2. Slutresultat: Ett kort poem om databaser.
- 3. Al genererar text från en given uppmaning (prompt), i detta fall en dikt om databaser.

3.Transformation/Translation (Transformation/Översättning)

- 1. Exempel: "English: Hello, French:"
- 2. Slutresultat: "Bonjour"
- 3. Al omvandlar eller översätter text från ett språk till ett annat.

4.Summarization (Sammanfattning)

- 1. **Exempel:** "Scotland is [long description of Scotland...]"
- 2. Slutresultat: "Scotland is [summarized description...]"
- 3. Al tar en längre text och kondenserar den till en kortare och mer överskådlig form.

5. Continuation (Fortsättning av text)

- 1. **Exempel**: "One way to grow tomatoes is to"
- 2. Slutresultat: "start with seeds..."
- 3. Al fortsätter en påbörjad mening eller text.

6. Question answering (Frågor och svar)

- 1. Exempel: "How many moons does Earth have?"
- 2. Slutresultat: "Earth has one moon."

3. Al besvarar faktabaserade frågor baserat på kunskap eller tillgängliga data.

1.Chat (Chattbaserad interaktion)

- 1. **Exempel:** "Setup, followed by messages..."
- 2. Slutresultat: "A sequence of relevant responses"
- 3. Al upprätthåller en konversation genom att svara på meddelanden på ett sammanhängande sätt.

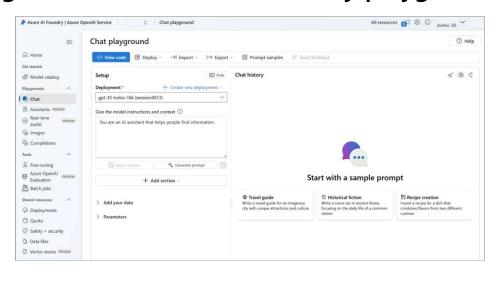
Sammanfattning

Bilden visar hur olika Al-modeller används för att generera text, klassificera innehåll, sammanfatta, översätta, besvara frågor och upprätthålla konversationer. Varje typ av uppgift har sina specifika användningsområden, från sentimentanalys till maskinöversättning och frågesvarssystem.

The core way to interact with a model in Azure OpenAl is to provide a natural language *prompt* as input. Models then respond with a *completion*. The completion depends on a number of factors, including the text in the prompt, the way the prompt is presented (including any *prompt engineering* techniques applied), and the *parameters* that are set for the interaction (discussed on the next slide). This slide shows some examples of common types of task that you can accomplish with a generative model in Azure OpenAl service.

Chat is a more advanced scenario that is supported by more recent models (GPT-35-turbo and later), in which a *setup* statement is used to define the chat context and then the interaction consists of conversational "turns" in which the user submits messages to which the model returns relevant responses.

Testing models in Azure AI Foundry playground



© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Självklart! Här är en enkel förklaring av varje del:

Playground (Testmiljön)

Playground är ett verktyg där du kan skriva in kommandon (prompts) och justera inställningar för hur Almodellen ska svara.

Viktiga inställningar du kan göra:

1.Maximalt svar (Max response)

- 1. Sätter en gräns för hur långt svaret kan vara.
- 2. Modellen kan hantera totalt 4000 "tokens" (ungefär 4 tecken per token för vanlig engelsk text), inklusive både fråga och svar.

2.Slumpmässighet (Temperature)

- 1. Låg temperatur (t.ex. 0.2) → Mer förutsägbara och upprepande svar.
- 2. Hög temperatur (t.ex. 0.8) → Mer kreativa och oväntade svar.
- 3. Rekommendation: Justera antingen Temperature eller Top P, inte båda.

3.Top P

- 1. Liknar Temperature men fungerar på ett annat sätt.
- 2. Låg Top P \rightarrow Modellen väljer mer säkra och vanliga ord.
- 3. Hög Top P → Modellen kan välja mer ovanliga ord.

4.Stop-sekvenser

- 1. Låter dig bestämma **när** Al ska sluta generera text.
- 2. Exempel: Du kan ange att svaret ska sluta vid en punkt, ny rad eller vid ett visst ord.

5.Frekvensstraff (Frequency penalty)

Minskar sannolikheten att modellen upprepar samma ord eller fras f\u00f6r ofta.

6.Närvarostraff (Presence penalty)

Gör att modellen pratar om nya ämnen istället för att upprepa sig.

7. Tidigare meddelanden (Past messages included)

Anger hur många tidigare meddelanden som ska inkluderas för att modellen ska komma ihåg

kontext.

2. Exempel: Sätter du den till 10, så sparas 5 frågor och 5 svar för att ge mer sammanhängande konversationer.

Sammanfattning

- •Vill du ha exakta svar? → Sänk Temperature och Top P.
- •Vill du ha kreativa svar? → Höj Temperature eller Top P.
- •Vill du undvika upprepningar? → Justera Frequency penalty och Presence penalty.
- •Vill du att Al:n ska "komma ihåg" samtalet? → Öka Past messages included.

Det är bara att testa sig fram och se vad som fungerar bäst!



The playground enables you to enter prompts and to set *parameters* that control the completions returned by the model.

When using the Chat playground, you can set the context or define a system message for the chat session; and also set the following parameters:

- •Max response: Set a limit on the number of tokens per model response. The API supports a maximum of 4000 tokens shared between the prompt (including system message, examples, message history, and user query) and the model's response. One token is roughly four characters for typical English text.
- •Temperature: Controls randomness. Lowering the temperature means that the model produces more repetitive and deterministic responses. Increasing the temperature results in more unexpected or creative responses. Try adjusting temperature or Top P but not both.
- •Top P: Similar to temperature, this controls randomness but uses a different method. Lowering Top P narrows the model's token selection to likelier tokens. Increasing Top P lets the model choose from tokens with both high and low likelihood. Try adjusting temperature or Top P but not both.
- •Stop sequences: Make responses stop at a desired point, such as the end of a sentence or list. Specify up to four sequences where the model will stop generating further tokens in a response. The returned text won't contain the stop sequence.
- •Frequency penalty: Reduce the chance of repeating a token proportionally based on how often it has appeared in the text so far. This decreases the likelihood of repeating the exact same text in a response.
- •Presence penalty: Reduce the chance of repeating any token that has appeared in the text at all so far. This increases the likelihood of introducing new topics in a response.
- •Past messages included: Select the number of past messages to include in each new API request. Including past messages helps give the model context for new user queries. Setting this number to 10 will include five user queries and five system responses.

Demo: Get started with Azure OpenAl Service

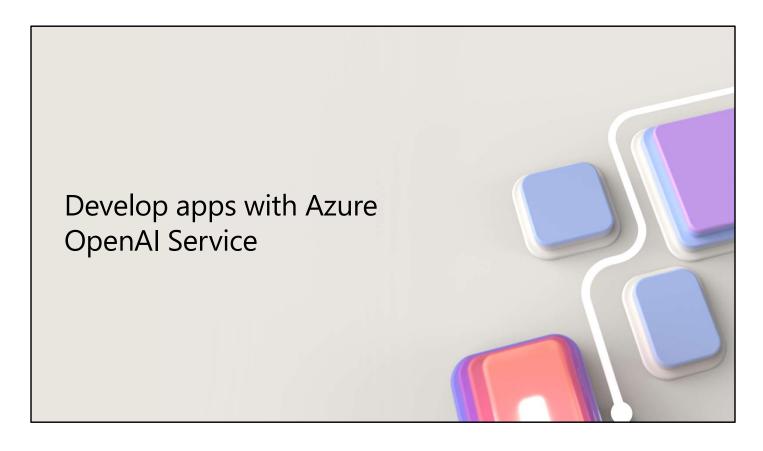


Deploy Azure OpenAl resource and model
Test deployed model in playground

 $\hbox{@ Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved}.$

IMPORTANT: Show how to decrease quota when deploying your model, as students will be doing so in their labs.

Also, if you or the students find the model they're told to deploy does not appear available, have them delete the Azure OpenAl resource and recreate it in one of the regions that has the correct model. Model availability can be found here: Azure OpenAl Service models - Azure OpenAl Microsoft Learn



The goal of this section is to teach developers how to integrate Azure OpenAI models into their applications by using the REST APIs and Python and C# SDKs

The estimated time to present these slides is 40 minutes, plus 30 minutes to complete the interactive exercise.

Learning Objectives

After completing this module, you will be able to:

- 1 Integrate Azure OpenAl into your app
- 2 Use the REST API
- 3 Use language specific SDKs

 $\ensuremath{\mathbb{C}}$ Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Integrating Azure OpenAl into your app

Applications submit prompts to deployed models. Responses are completions.

Three REST API endpoints:

- Completion model takes an input prompt, and generates one or more predicted completions
- Embeddings model takes input and returns a vector representation of that input
- ChatCompletion model takes input in the form of a chat conversation (where roles are specified with the message they send), and the next chat completion is generated

ChatCompletion will be the endpoint we focus on for this course

Use **Completion** with GPT-3 based models
Use **Embeddings** with text-embedding models
Use **ChatCompletion** with GPT-35-Turbo and later models

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Den här bilden handlar om hur du kan använda **Azure OpenAl** i en app genom att skicka frågor (prompts) till Almodeller och få svar.

Tre olika API-endpoints

1.Completion – Skickar in en text och får tillbaka en eller flera förslag på fortsättning. *Används med GPT-3-baserade modeller.*

2.Embeddings – Skickar in en text och får en vektor som representerar texten.

Används för att jämföra texter, söka i dokument eller analysera likheter.

3.ChatCompletion – Skickar in ett chattsamtal med rollspecifika meddelanden och får ett svar. *Används med GPT-3.5-Turbo och nyare modeller (som GPT-40).*

Fokus på ChatCompletion

Bilden betonar att **ChatCompletion** är den API-metod som används i kursen, eftersom den är optimerad för konversationer.

Sammanfattning

- •Vill du bara ha en textkomplettering? → Använd Completion.
- •Vill du analysera textlikhet? → Använd Embeddings.
- •Vill du ha en interaktiv chatt? → Använd ChatCompletion.

Det här är grunden för att bygga Al-drivna appar i Azure! 🚀

The multiple REST endpoints reflect the evolution of OpenAI models.

In most cases for new applications, you should use a GPT-35-Turbo or later model and use the **ChatCompletion** endpoint.

GPT-4 model only support the ChatCompletion endpoint.

Using the Azure OpenAI REST API

Completion Endpoint

https://endpoint.openai.azure.com/openai/deployments/deployment/completions

```
"id": "1234....",
                                                                 "object": "text_completion",
                                                                  "created": 1679001781,
                                                                  "model": "gpt-35-turbo",
"prompt": "Your favorite Shakespeare
                                                                  "choices": [
           play is",
                                                                      {
"max_tokens": 5
                                                                          "text": "Macbeth",
                                                                          "index": 0,
                                                                          "logprobs": null,
                                                                          "finish_reason": "stop"
                                                                     }
                                                                 ]
                                                             }
```

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Förfrågan (Request) – Vänster sida

Detta är den JSON-struktur vi skickar till API:t:

{ "prompt": "Your favorite Shakespeare play is", "max_tokens": 5 } Beskrivning av varje ord:

- •"prompt" → En nyckel i JSON som innehåller den fråga eller text vi skickar till Al-modellen.
- •"Your favorite Shakespeare play is" → Den faktiska texten vi skickar till Al:n som input. Här försöker vi få modellen att nämna en pjäs av Shakespeare.
- •"max_tokens" → Anger det maximala antalet tokens (textfragment) som Al:n får använda i sitt svar.
- •5 → Sätter en gräns på 5 tokens för att förhindra att svaret blir för långt.

Svaret (Response) – Höger sida

Detta är den JSON-struktur som API:t returnerar:

{ "id": "1234....", "object": "text_completion", "created": 1679001781, "model": "gpt-35-turbo", "choices": [{ "text": "Macbeth", "index": 0, "logprobs": null, "finish_reason": "stop" }] } Beskrivning av varje ord:

- •"id" → Ett unikt identifieringsnummer för denna API-förfrågan.
- •"object" → Typen av svar som API:t returnerar. Här är det en "text_completion", vilket betyder att modellen har fyllt i en text.
- •"created" → En tidsstämpel (Unix-tid) som visar när svaret genererades.
- •"model" → Namnet på Al-modellen som användes, här "gpt-35-turbo", en snabb version av GPT-3.5.
- •"choices" → En lista (array) där olika möjliga svar kan finnas.

Detaljer i choices (där själva svaret finns)

- •"text" → Al:ns genererade svar. Här är det "Macbeth" en pjäs av Shakespeare.
- •"index" → Indikator för att det är det första (och enda) svaret i listan, därför "0".
- •"logprobs" → (Log probabilities) Normalt används detta för att se hur sannolikt modellen trodde att just detta svar var. Här är det "null", vilket betyder att loggarna inte är inkluderade i svaret.
- •"finish_reason" → Anledningen till att modellen slutade generera text. "stop" betyder att modellen ansåg att svaret var färdigt inom den angivna token-begränsningen.

Sammanfattning

- 1. Vi skickar in en fråga ("prompt": "Your favorite Shakespeare play is") med en begränsning på 5 tokens.
- 2.Al:n svarar med "Macbeth", eftersom det är en känd pjäs av Shakespeare.
- **3.API:t returnerar en JSON-struktur** med information om svaret, vilken modell som användes, och varför texten stoppades.

Det här är grunden för att arbeta med Azure OpenAl:s Completion API i en app! 🚀

Using the Azure OpenAI REST API

Embedding Endpoint

https://endpoint.openai.azure.com/openai/deployments/deployment/embeddings

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Självklart! Här är en detaljerad genomgång av koden i bilden, där jag förklarar varje del.

Förfrågan (Request) – Vänster sida

Detta är JSON-strukturen vi skickar till API:t:

{ "input": "The food was delicious and the waiter was very friendly..." } Beskrivning av varje ord:

- •"input" → Nyckeln som innehåller texten vi vill bearbeta.
- •"The food was delicious and the waiter was very friendly..." → Den text som vi skickar till modellen för att omvandlas till en numerisk representation (embedding).

Svaret (Response) – Höger sida

Detta är JSON-strukturen som API:t returnerar:

{ "object": "list", "data": [{ "object": "embedding", "embedding": [0.0172990688066482523, 0.0134544348834753042], "index": 0 }], "model": "text-embedding-ada-002" } **Beskrivning av varje ord:**

- •"object": "list" → API:t returnerar en lista med resultat.
- •"data" → En lista som innehåller embedding-värdena.

Detaljer i data (där den faktiska embeddingen finns)

- •"object": "embedding" → Indikerar att objektet är en embedding.
- •"embedding" → En lista med decimaltal som representerar texten i en matematisk form.
- • $[0.0172990688066482523, ..., 0.0134544348834753042] \rightarrow$ En lista av numeriska värden (vektorer) som beskriver textens betydelse.
- •"index": 0 → Indikerar vilken position detta embedding-objekt har i svaret.

Övriga fält

•"model": "text-embedding-ada-002" → Anger vilken Al-modell som användes för att skapa embeddingarna. Här används "text-embedding-ada-002", en modell specialiserad på att omvandla text till numeriska representationer.

Vad gör detta API?

- •Den tar en text (t.ex. en kundrecension) och omvandlar den till en vektor (en lång lista med siffror).
- •Denna vektor kan sedan användas för sökningar, jämförelser eller maskininlärning.
- •Exempel: Man kan använda detta för att hitta texter som liknar varandra, även om de inte har exakt samma ord.

Sammanfattning

- 1.Vi skickar in en text ("The food was delicious...").
- 2.Al:n omvandlar texten till en embedding en numerisk representation.
- 3.API:t returnerar en lista av siffror som beskriver textens innehåll.
- 4.Denna embedding kan användas för att jämföra och analysera text på ett smart sätt!

Det här är grunden för Al-driven sökning och textanalys i Azure OpenAl! 🚀

Using the Azure OpenAI REST API

ChatCompletion Endpoint

https://endpoint.openai.azure.com/openai/deployments/deployment/chat/completions

```
"messages":[
    {"role": "system",
                                                          "id": "unique_id", "object": "chat.completion",
                                                          "created": 1679001781, "model": "gpt-35-turbo",
     "content": "You are an assistant
     that teaches people about AI."},
                                                          "usage": { "prompt_tokens": 95,
    {"role": "user",
                                                                      "completion_tokens": 84, "total_tokens": 179},
     "content": "Does Azure OpenAI
                                                           "choices": [
                                                                 {"message":
          support multiple languages?"},
   {"role": "assistant",
                                                                       { "role": "assistant",
     "content": "Yes, Azure OpenAI
                                                                           "content": "Yes, other Azure Cognitive
          supports several languages."},
                                                                               Services also support translation..."},
    {"role": "user",
                                                                   "finish_reason": "stop",
     "content": "Do other Cognitive
                                                                   "index": 0}
         Services support translation?"}
                                                          ]
 ]
}
                                           © Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved
```

Ja! I ChatCompletion API används olika roller för att styra hur modellen ska bete sig i en konversation. Här är rollerna i exemplet:

1.system – Ger modellen instruktioner om hur den ska bete sig.

- 1. Exempel i bilden: {"role": "system", "content": "You are an assistant that teaches people about Al."}
- 2. Funktion: Sätter ramen för samtalet i detta fall instrueras modellen att agera som en Al-lärare.

2.user – Representerar användarens inmatning (frågor eller kommandon).

- 1. Exempel i bilden: {"role": "user", "content": "Does Azure OpenAl support multiple languages?"}
- 2. Funktion: Användaren ställer frågor eller ger kommandon.

3.assistant – Al-modellens svar.

- Exempel i bilden: {"role": "assistant", "content": "Yes, Azure OpenAl supports several languages."}
- 2. Funktion: Genererar ett svar baserat på användarens fråga och systeminstruktionen.

Sammanfattning

- •system = Sätter regler för modellen.
- •user = Ställer frågor eller ger input.
- •assistant = Genererar svar baserat på användarens frågor.

Det här formatet hjälper modellen att hålla sig inom rätt kontext och svara mer naturligt i en chatt! 🚀

The side shows an example input and response for the ChatCompletion API endpoint.

Note that the input can include the previous messages in the conversation to provide additional context for the completion.

Mention that this is what we'll be focusing on as the newest models only work with ChatCompletions. If they want to learn more about embeddings, suggest going on Learn – that's too specific to be covered in this course.

Using language specific SDKs

Language specific SDKs are available for use in your applications, such as Azure OpenAl's .NET library and OpenAl's Python library.

Code structure follows a similar pattern for both languages.

Parameters such as *Max Response* and *Temperature* are defined in the chat options.

Both synchronous and asynchronous API versions are available.

För exempel, se nästa bild!

Pseudo code structure:

<include library>
<create client>
<define chat messages and options>
<send request>
<extract response content>

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Den här bilden handlar om hur man använder **språkspecifika SDK:er** (Software Development Kits) för att integrera Azure OpenAI i en applikation. SDK:er finns för flera språk, exempelvis .**NET** och **Python**, och de följer en liknande kodstruktur.

Vad gör SDK:erna?

- •De förenklar anrop till OpenAl:s API genom att erbjuda färdiga funktioner.
- •De stöder både synkrona och asynkrona API-anrop.
- •Man kan definiera inställningar som Max Response och Temperature för att styra Al:ns beteende.

Kodexempel i Python

Här är ett exempel på hur man använder OpenAl:s Python-SDK för att göra ett ChatCompletion-anrop:

import openai # Skapa en klient med API-nyckeln client = openai.AzureOpenAI(api_key="din-api-nyckel", azure_endpoint="https://ditt-endpoint.openai.azure.com/", api_version="2023-05-15") # Definiera chat-meddelanden messages = [{"role": "system", "content": "You are a helpful assistant."}, {"role": "user", "content": "What is the capital of Sweden?"}] # Skicka förfrågan response = client.chat.completions.create(model="gpt-35-turbo", messages=messages, max_tokens=50, temperature=0.7) # Skriv ut svaret print(response.choices[0].message.content) Kodexempel i C# (.NET)

Om du använder Azure OpenAl med .NET SDK, kan koden se ut så här:

using Azure; using Azure.Al.OpenAl; using System; using System.Threading.Tasks; class Program { static async Task Main() { var client = new OpenAlClient(new Uri("https://ditt-endpoint.openai.azure.com/"), new AzureKeyCredential("din-api-nyckel")); var chatCompletionsOptions = new ChatCompletionsOptions() { Messages = { new ChatMessage(ChatRole.System, "You are a helpful assistant."), new ChatMessage(ChatRole.User, "What is the capital of Sweden?") }, MaxTokens = 50, Temperature = 0.7 }; var response = await client.GetChatCompletionsAsync("gpt-35-turbo", chatCompletionsOptions); Console.WriteLine(response.Value.Choices[0].Message.Content); } } Sammanfattning

1.Python och .NET SDK:erna gör det enkelt att anropa OpenAl:s API.

2.Strukturen är densamma i båda språken:

- 1. Skapa klient
- 2. Definiera chattmeddelanden
- 3. Skicka förfrågan

4. Hämta och visa svar

1.Man kan anpassa modellen genom att justera inställningar som **Temperature** (slumpmässighet) och **MaxTokens** (maximalt antal ord i svaret).

This pseudocode shows the general structure of using the SDK. This will vary slightly with SDK versions.

Highly recommend trainers show actual code samples in class, but they are no longer included here due to frequent changes.

Python-code



```
import openai
# Skapa en klient med API-nyckeln
client = openai.AzureOpenAl(
  api_key="din-api-nyckel",
  azure_endpoint="https://ditt-endpoint.openai.azure.com/",
  api version="2023-05-15"
# Definiera chat-meddelanden
messages = [
  {"role": "system", "content": "You are a helpful assistant."},
  {"role": "user", "content": "What is the capital of Sweden?"}
1
# Skicka förfrågan
response = client.chat.completions.create(
  model="gpt-35-turbo",
  messages=messages,
  max tokens=50,
  temperature=0.7
)
# Skriv ut svaret
```

The exercise will take a minimum of 30 minutes to complete.

Not all students work at the same pace, so you should allow additional time as necessary for your class. IMPORTANT: make sure students know to decrease their model quota, as indicated in the instructions. It is important to make sure all students can deploy a model in the lab environment, and they should never hit issues with models deployed with lower quota.

Also, if students find the model they're told to deploy does not appear available, have them delete the Azure OpenAI resource and recreate it in one of the regions that has the correct model. Model availability can be found here: Azure OpenAI Service models - Azure OpenAI | Microsoft Learn

Exercise: Integrate Azure OpenAl into your app



Configure your application to connect to Azure OpenAl

Test your app by sending a request to your deployed model

Use the hosted lab environment if provided, or view the lab instructions at the link below:

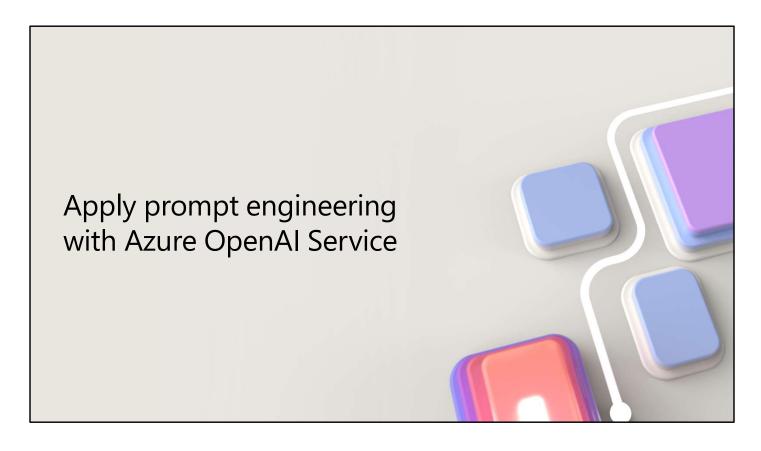
https://aka.ms/mslearn-azure-openai-api

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

The exercise will take a minimum of 30 minutes to complete.

Not all students work at the same pace, so you should allow additional time as necessary for your class. IMPORTANT: make sure students know to decrease their model quota, as indicated in the instructions. It is important to make sure all students can deploy a model in the lab environment, and they should never hit issues with models deployed with lower quota.

Also, if students find the model they're told to deploy does not appear available, have them delete the Azure OpenAl resource and recreate it in one of the regions that has the correct model. Model availability can be found here: Azure OpenAl Service models - Azure OpenAl | Microsoft Learn



The goal of this section is to teach developers how to apply prompt engineering techniques with Azure OpenAl to improve the completions returned by models.

The estimated time to present these slides is 40 minutes, plus 30 minutes to complete the interactive exercise.

Learning Objectives

After completing this module, you will be able to:

- 1 Understand what prompt engineering is
- 2 Understand considerations for different endpoints
- Explore different techniques of prompt engineering

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

What is Prompt Engineering?

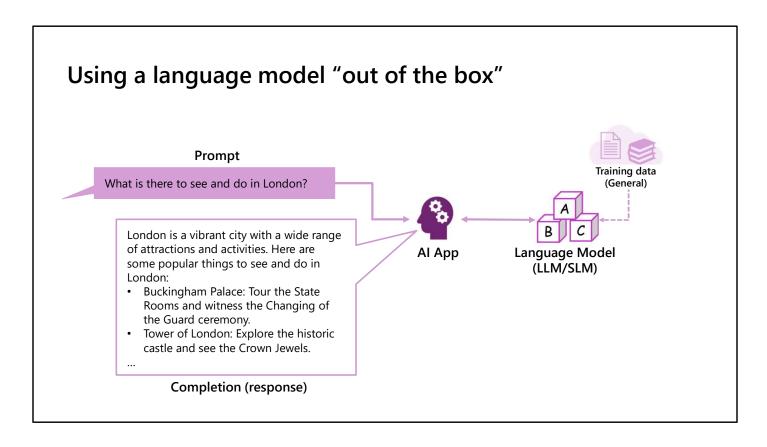
Constructing prompts to:

- Maximize relevancy and accuracy of completions
- Specify formatting and style of completions
- Provide conversational context
- Mitigate bias and improve fairness

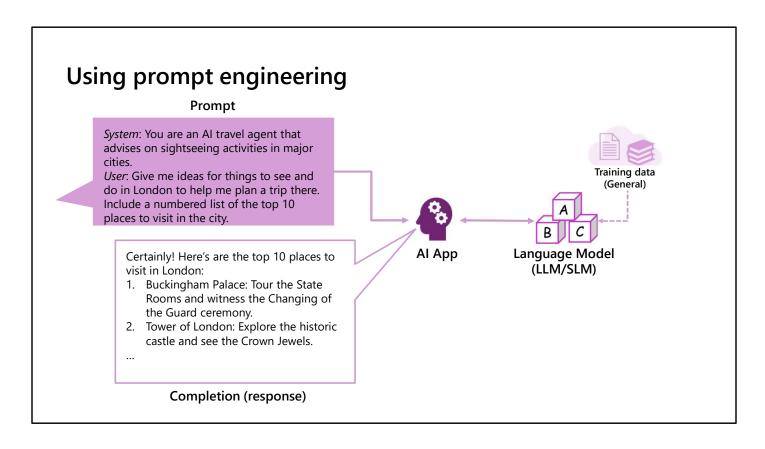


© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Prompt engineering is the term used to describe various techniques used to design a prompt for a large language model, such as a GPT model in Azure OpenAI service, to maximize the usefulness of the response.



Make note that the training data is just the general data used to train the model, nothing custom.



Explain that prompt engineering is simply designing the prompt to get a better response. Being more thoughtful and thorough can make a huge difference for the performance

Providing clear instructions

Write a product description for a new water bottle



Introducing the latest addition to our product line - the innovative and eco-friendly water bottle. Made from high-quality, BPA-free materials, this bottle is designed to keep your beverages at the perfect temperature for hours. Its sleek and stylish design makes it the perfect accessory for any outdoor activity or workout session. With its convenient carrying handle and leak-proof lid, you can take it with you wherever you go, without worrying about spills or leaks. Plus, its easy-to-clean design ensures that you can use it again and again, making it the perfect choice for anyone looking for a reliable and sustainable water bottle.

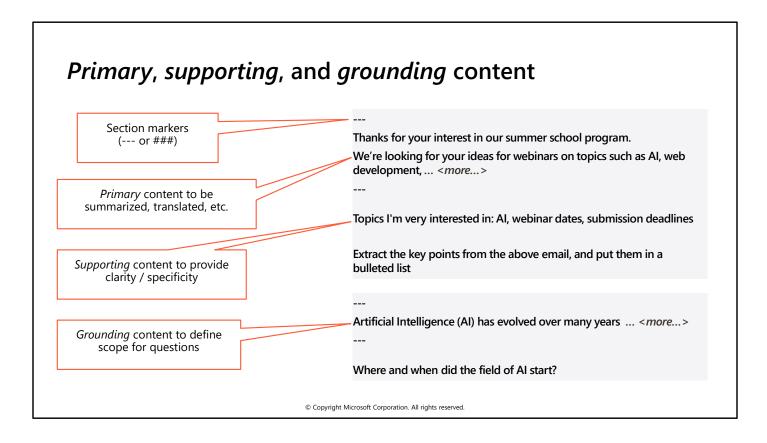
Write a product description for a new water bottle that is 100% recycled. Be sure to include that it comes in natural colors with no dyes, and each purchase removes 10 pounds of plastic from our oceans



Introducing our newest water bottle, the eco-friendly choice for the conscious consumer. Made from 100% recycled materials and available in natural colors with no dyes, this bottle is not only stylish but also sustainable. Each purchase of this bottle removes 10 pounds of plastic from our oceans, making it a responsible choice for those who care about the environment. Its durable and leak-proof design makes it perfect for outdoor activities, while its easy-to-carry handle makes it convenient to take on the go. Join us in our mission to reduce plastic waste and choose this eco-friendly water bottle for your daily hydration needs.

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Compare the two examples on the slide. The example on the right uses a more descriptive prompt to ensure that the resulting completion is more relevant and includes the information required.



Den här bilden förklarar hur textinnehåll kan delas upp i tre kategorier vid Al-bearbetning:

- 1.Primary content Huvudinnehållet som ska sammanfattas, översättas eller bearbetas.
- 2.Supporting content Ytterligare information som ger sammanhang och tydlighet.
- 3.Grounding content Information som definierar ramarna för frågor och svar.

Bilden visar också att **sektioner markeras** med --- eller ### för att skilja olika typer av innehåll åt. Detta hjälper Al att förstå vad som är viktigt, vad som ger stöd och vad som sätter kontext för frågor.

Grounding content differs from primary content as it's the source of information to answer the prompt query, instead of the content being operated on for things like summarization or translation. If you need more reliable and current responses, or you need to reference unpublished or specific information, grounding content is highly recommended.

Cues

- Cues provide a starting point on which the completion builds
- Use cues to set the scope and format for the output
- Cues are particularly useful when generating code. For example:
 - Provide the first keyword in a SQL SELECT statement
 - Define a name and parameters for a Python function

Review: The writing was good but the movie was too long. Review: The special effects were terrible.

<more>...

Summarize the reviews above.

Most common complaints:



- The movie was too long.
- · The special effects were terrible.

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Cues are leading words for the model to build upon, and often help shape the response in the right direction.

Requesting output composition

Write a table in markdown with 6 animals in it, with their genus and species



Animal	Genus	Species
	:	: ::
Red Panda	Ailurus	fulgens
African Elephant	Loxodonta	africana
Snow Leopard	Panthera	uncia
Arctic Fox	Vulpes	lagopus
Chimpanzee	Pan	troglodytes
Siberian Tiger	Panthera	tigris altaica

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Specifying the structure of your output can have a large impact on your results. This could include something like asking the model to cite their sources, write the response as an email, format the response as a SQL query, classify sentiment into a specific structure, and so on.

Using a system message

When using the ChatCompletions API, a system message sets context that can affect completions Vad det gor Exempel

Grounding
Hämtar fakta från externa
källor för att såkerställa
riktighet.

System Message
Användarens fråga eller input.

Wat is the capital of
What is the capital of
Swedne?



{"role": "assistant", "content": "Well howdy there, stranger! The library, huh?

Y'all just head down the main road till you hit the town square. Once you're there, take a left and follow the street for a spell. You'll see the library on your right, can't miss it. Happy trails!"}

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Grounding, System Message och User Message

Koncept	Vad det gör	Exempel
Grounding	Hämtar fakta från externa källor för att säkerställa riktighet.	Al söker i en produktdatabas innan den svarar.
System Message	Bestämmer Al:ns beteende och roll.	"You are a helpful assistant."
User Message	Användarens fråga eller input.	"What is the capital of Sweden?"

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Conversation history and few shot learning

- Including previous messages helps retain the context and style of a conversation
- Starting a conversation with user-defined messages and responses (few shot learning) sets examples for the expected responses

```
{"role": "system", "content": "You are an assistant that evaluates the sentiment of customer
feedback."},
{"role": "user", "content": "That was an awesome experience"},
{"role": "assistant", "content": "positive"},
{"role": "user", "content": "I won't do that again"},
{"role": "assistant", "content": "negative"},
{"role": "user", "content": "That was not worth my time"},
{"role": "assistant", "content": "negative"},
{"role": "user", "content": "You can't miss this"}
```



```
{"role": "assistant", "content": "positive"},
```

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

Den här bilden handlar om **konversationshistorik och "few-shot learning"** i Al-modeller, särskilt hur man kan använda tidigare exempel för att styra modellens beteende.

Huvudpunkter:

1.Konversationshistorik

- Genom att inkludera tidigare meddelanden i en chatt kan Al:n behålla sammanhanget och förstå samtalets stil.
- 2. Det gör att modellen kan svara mer konsekvent baserat på tidigare utbyten.

2.Few-shot learning

- 1. Istället för att träna om modellen kan man **ge exempel i konversationen** så att den lär sig hur den ska svara
- 2. I detta fall får Al:n exempel på hur den ska analysera sentiment (positivt eller negativt) i användarfeedback.

JSON-exemplet på bilden:

- •Systemmeddelande instruerar Al:n:
- •{"role": "system", "content": "You are an assistant that evaluates the sentiment of customer feedback."} → Modellen får rollen som en sentimentanalys-Al.

Användaren ger feedback

- •{"role": "user", "content": "That was an awesome experience"} → Positivt omdöme.
- •Al:n lär sig svara rätt
- •{"role": "assistant", "content": "positive"}

•Negativa omdömen får rätt etikett

- •{"role": "user", "content": "I won't do that again"} {"role": "assistant", "content": "negative"}
- •Ny input: "You can't miss this"
- → Baserat på tidigare exempel gissar Al:n att sentimentet är "positive".

Sammanfattning:

•Konversationshistorik hjälper Al att minnas sammanhang.

- •Few-shot learning används för att lära AI att klassificera sentiment utan omträning.
- •Resultatet: Al kan nu analysera sentiment på nya meningar mer exakt. Perfekt för sentimentanalys i kundfeedback, chattbotar och liknande! 🔊

Note that you can maintain the context and tone of a conversation by including previous messages in each prompt. You can also initialize a new conversation with some pre-prepared messages and responses to provide examples of the kind of output you want the model to generate; which is known as *few shot* learning.

Chain of thought

Ask a model to break down its response and explain its reasoning

What sport is easiest to learn but hardest to master? Give a step by step approach of your thoughts, ending in your answer

Step 1: Identify the criteria for "easy to learn" and "hard to master" sports.

For a sport to be considered easy to learn, it should have simple rules and require minimal equipment For a sport to be considered hard to master, it should require years of practice to perfect and have a large variety of techniques and strategies...

Step 2: Consider different sports that fit these criteria.

Some sports that could be considered easy to learn but hard to master include:

- Tennis: Simple rules, easy to pick up, but requires years of practice to master all the different shots and strategies.
- Golf: Basic swing mechanics are easy to learn but perfecting them takes a lifetime of practice.

٠.

Step 3: Evaluate each sport based on the criteria.

Tennis and golf both require expensive equipment, which could make them less accessible to beginners. In terms of skill ceiling and time required to master, tennis and golf both have a high skill ceiling and require years of practice to perfect....

Step 4: Make a decision based on the evaluation.

Based on the above criteria and evaluation, I would say that tennis is the sport that is easiest to learn but hardest to master. While it may require expensive equipment, it is still accessible to many people. The basic rules and techniques are easy to learn, but mastering all the different shots and strategies takes years of practice...

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Ja, enligt bilden används Chain of Thought (CoT) för att få modellen att bryta ner sitt resonemang steg för steg. Hur fungerar Chain of Thought?

1.Man ber modellen att tänka i flera steg

1. Istället för att bara ge ett direkt svar, får modellen instruktionen att **analysera frågan** och **stegvis** bygga upp sitt resonemang.

2.Den identifierar kriterier

1. I exemplet definierar modellen först vad som menas med "lätt att lära, svårt att bemästra".

3.Den jämför olika alternativ

1. Den listar möjliga sporter och **utvärderar dem** baserat på de definierade kriterierna.

4.Den drar en slutsats

 Efter att ha gått igenom sina egna resonemang kommer den fram till att tennis passar bäst för definitionen.

Skickar man in alla steg på en gång?

Ja, oftast skickar man in hela strukturen som en prompt. Det kan göras på två sätt:

1.Explicit instruktion i prompten

 Man ber modellen att själv resonera stegvis genom att lägga till något som: Tänk högt och bryt ner ditt svar i steg innan du ger en slutsats.

2.Ge exempel på en tidigare Chain of Thought

- 1. Man kan ge ett **färdigt exempel** på hur modellen ska tänka, och den lär sig att följa det mönstret.
- Exempel: Q: Vilken sport är lätt att lära men svår att bemästra? A: Steg 1: Identifiera kriterier för "lätt att lära" och "svårt att bemästra"... Steg 2: Lista möjliga sporter... Steg 3: Utvärdera dem... Steg 4: Ge ett slutligt svar.

Varför är Chain of Thought användbart?

- •Bättre och mer logiska svar
- •Hjälper Al:n att undvika felaktiga gissningar
- •Användbart i komplexa frågor, t.ex. matematik, programmering och beslutsfattande.

Så ja, hela resonemanget skickas in i en prompt, och modellen **följder stegen istället för att bara gissa svaret** direkt. 🖋

Asking a model to respond with the step by step process by which it determined the response is a helpful way to understand how the model is interpreting the prompt. By doing so, you can see where the model made an incorrect logical turn and better understand how to change your prompt to avoid the error. This technique can include asking it to cite its sources, like Bing chat does (which uses a GPT-4 generation model), and giving reasoning for why it determined its answer.

Exercise: Utilize prompt engineering in your app



Explore prompt engineering techniques

Connect your app to Azure OpenAl and test prompts with increasing prompt engineering

Use the hosted lab environment if provided, or view the lab instructions at the link below:

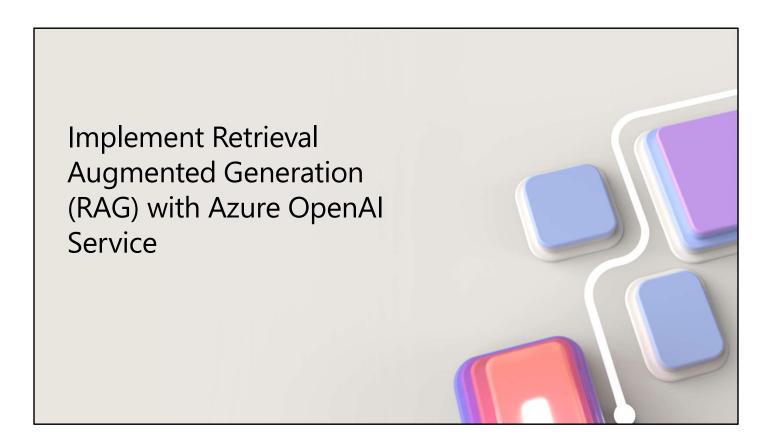
https://aka.ms/openai-prompt-engineering-lab

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

The exercise will take a minimum of 30 minutes to complete.

Not all students work at the same pace, so you should allow additional time as necessary for your class. IMPORTANT: make sure students know to decrease their model quota, as indicated in the instructions. It is important to make sure all students can deploy a model in the lab environment, and they should never hit issues with models deployed with lower quota.

Also, if students find the model they're told to deploy does not appear available, have them delete the Azure OpenAl resource and recreate it in one of the regions that has the correct model. Model availability can be found here: Azure OpenAl Service models - Azure OpenAl | Microsoft Learn



Before delivering this presentation, review the associated module on Microsoft Learn (https://aka.ms/mslearn-openai-own-data-module).

The goal of this presentation is to teach developers how to integrate your own data into responses from Azure OpenAl models. We cover creating and connecting to a data source in the **Azure Al Foundry portal**, and using it in their applications by using the REST APIs and Python and C# SDKs

The estimated time to present these slides is 30 minutes, plus 30 minutes to complete the hands-on exercise.

© Microsoft Corporation

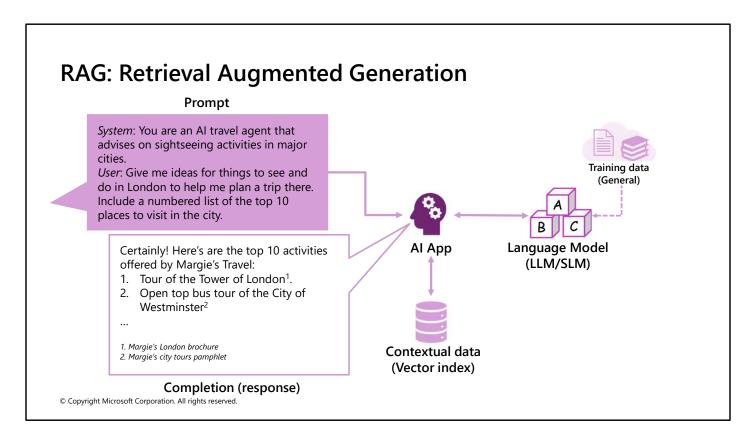
36

Learning Objectives

After completing this module, you will be able to:

- 1 Understand how RAG using your own data works
- 2 Use the REST API
- 3 Use language specific SDKs

 $\ensuremath{\mathbb{C}}$ Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.



Den här bilden förklarar **Retrieval-Augmented Generation (RAG)**, en metod där Al kombinerar **generativ textmodellering** med **extern informationshämtning**. Detta förbättrar svarens relevans och korrekthet genom att hämta uppdaterad och domänspecifik data.

Vad visar bilden?

Den illustrerar hur en Al-app använder RAG för att svara på en fråga om turistaktiviteter i London.

1.Prompten skickas till Al-appen

- 1. Systemmeddelande: "Du är en Al-reseagent..."
- 2. Användaren frågar: "Ge mig idéer om saker att göra i London..."

2.Al-appen hanterar frågan

Al-appen fungerar som en mellanhand och skickar frågan till en språkmodell (LLM/SLM).

3.LLM/SLM genererar ett svar baserat på träning

 Språkmodellen (LLM = Large Language Model, SLM = Small Language Model) har tränats på generella data, vilket ger den bred kunskap men ingen specifik information om t.ex. "Margie's Travel".

4.AI-appen hämtar extern kontextuell data

- 1. Eftersom språkmodellen **inte alltid har uppdaterad information**, hämtar Al-appen ytterligare **relevant data från en vektorbas** (en form av databas för snabb informationssökning).
- 2. I detta exempel används Margie's London brochure och city tour pamphlet som källor.

5.Al-appen kombinerar extern data och generativ Al för att skapa svaret

- 1. Svaret blir en kombination av språkmodellens generella kunskap och **specifik information från** databasen.
- 2. Exempel på svar: "Here's the top 10 activities offered by Margie's Travel:
 - Tour of the Tower of London¹.
 - 2. Open top bus tour of Westminster²."

6.Svar med källhänvisningar (Completion)

1. Svarstexten innehåller **fotnoter** (1 och 2) som visar var informationen hämtades ifrån.

2. Det gör att användaren **kan verifiera svaret**, vilket är en stor fördel jämfört med en ren generativ Al som bara skapar text utan att ge källor.

Varför är RAG bättre än en vanlig LLM?

1.Bättre precision och uppdaterad information

1. Vanliga språkmodeller har en **fast "cutoff" i sin träning**, medan RAG kan **hämta uppdaterade data vid varje fråga**.

2. Färre hallucineringar (felaktiga svar)

1. Eftersom Al:n hämtar **verifierbar information**, minskar risken för att den hittar på fakta.

3.Bättre anpassning till specifika domäner

1. Om Al behöver svara på medicinska eller juridiska frågor kan den **hämta specialiserad information**, istället för att enbart använda generell kunskap.

Praktiska användningsområden för RAG

- •Sökmotorer Al som söker i interna dokument innan det svarar.
- •Kundsupport En chatbot som hämtar uppdaterade produktmanualer.
- •Medicinska Al-assistenter Genererar svar baserat på vetenskapliga artiklar.
- •Företagsintern Al Letar upp information i företagsdokument för att svara på frågor.

Sammanfattning

RAG är en kraftfull teknik som kombinerar generativ Al med informationshämtning. Den hjälper Al att ge mer exakta och verifierbara svar genom att dra in kontextuell data från en vektorbas. På så sätt kan Al:n hålla sig uppdaterad och mer pålitlig! \mathscr{A}

How Azure OpenAl can use your data



Set up your data source

- Use an existing data source, such as an Azure Al Search resource
- Use the Azure Al Foundry portal to create that data source, if you don't already have one
- When creating the data source, you can use data already in your account such as blob storage



Configure the Azure AI Foundry or your app to connect to that data source

- In the Azure AI Foundry portal, set up the connection by pointing it to the data source
- In your app, specify the data source in the prompt parameters
- Both configurations allow the search resource to augment the prompt



Use the Azure OpenAl model, which now uses your data for grounding

- · Chat with the AI models like normal
- If the data source has relevant information about the prompt, it will use that data
- You can specify if the AI model is limited to just your data source

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

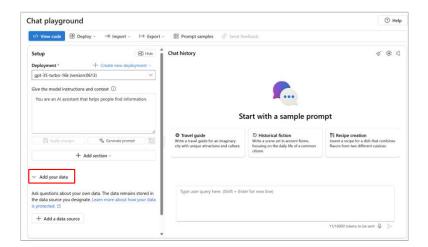
Fine-tuning vs. using your own data

Fine-tuning is a technique used to create a custom model by training an existing foundational model such as gpt-35-turbo with a dataset of additional training data. Fine-tuning can result in higher quality requests that prompt engineering alone, customize the model on examples larger than can fit in a prompt, and allow the user to provide fewer examples to get the same high quality response. However, the process for fine-tuning is both costly and time intensive, and should only be used for use cases where it's necessary.

Azure OpenAl on your data still uses the stateless API to connect to the model, which removes the requirement of training a custom model with your data and simplifies the interaction with the AI model. Al Search first finds the useful information to answer the prompt, and Azure OpenAI forms the response based on that information.

Connect to your data source

- Add your data source in the Chat playground, under Add your data
- Use an existing data source, or use that wizard to create a new one
- Once connected, a new chat session will start. Chat like normal, and see how the AI model references that data



© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

After this slide is a great time to switch to a demo in your portal and see the way it references the grounding data.

If you're using your own index that wasn't created through the Azure Al Foundry portal, one of the pages allows you to specify your column mapping. It's important to provide accurate fields, to enable the mode to provide a better response, especially for **Content data**.

If you're uploading or using files already in a storage account, Azure OpenAl on your data supports .md, .txt, .html, .pdf, and Microsoft Word or PowerPoint files. If any of these files contain graphics or images, the response quality depends on how well text can be extracted from the visual content.

When uploading data or connecting to files in a storage account, it's recommended to use the Azure Al Foundry portal to create the search resource and index. Adding data this way allows the appropriate chunking to happen when inserting into the index, yielding better responses. If you're using large text files or forms, you should use the available data preparation script to improve the Al model's accuracy.

https://learn.microsoft.com/en-us/azure/cognitive-services/openai/concepts/use-your-data#ingesting-your-data-into-azure-cognitive-search

Enabling semantic search for your Al Search service can improve the result of searching your data index and you're likely to receive higher quality responses and citations. However, enabling semantic search may increase the cost of the search service.

Using the Azure OpenAI REST API

Using your own data

https://endpoint.openai.azure.com/openai/deployments/deployment/chat/completions?api-version=version

- With each call, you need to specify the data source values, along with the messages array and any other parameters
- Authentication in the data source definition is for your search resource, not your Azure OpenAI resource

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

The slide shows an example endpoint and input body for using your own data.

The API version is limited to what works, so advise checking the docs.

Starting in version 2024-02-15-preview, breaking changes were introduced. Notes about that here: <u>Azure OpenAl On Your Data Python & REST API reference - Azure OpenAl | Microsoft Learn</u>. Of note, the REST endpoint changed, as well as some parameter naming. The newest version changes are reflected here.

Using the Azure OpenAI SDKs

Language specific SDKs are available for use in your applications, in both C# and Python.

Code structure follows a similar pattern for both languages.

Current supported data sources are:

- · Azure Al Search
- Azure Cosmos DB for MangoDB vCore
- Plus others in preview, soon to be released GA

Pseudo code structure:

<include library>

<create client>

<define chat messages and options>

<define data source object to include with request>

42

<send request>

<extract response content>

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

This pseudocode shows the general structure of using the SDK. This will vary slightly with SDK versions.

Highly recommend trainers show actual code samples in class, but they are no longer included here due to frequent changes.

Kodexempel, sidan 1

```
import openai

# Skapa en klient med API-nyckeln
client = openai.AzureOpenAI(
    api_key="din-api-nyckel",
    azure_endpoint="https://ditt-endpoint.openai.azure.com/",
    api_version="2023-05-15"
)

# Definiera chat-meddelanden och inställningar
messages = [
    {"role": "system", "content": "You are a helpful assistant with access to AI Search."},
    {"role": "user", "content": "Find information about Azure OpenAI services."}
]
```

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

This pseudocode shows the general structure of using the SDK. This will vary slightly with SDK versions.

Highly recommend trainers show actual code samples in class, but they are no longer included here due to frequent changes.

Kodexempel, sidan 2

```
# Definiera en dataförankring (grounding) med Azure AI Search
data_source = {
    "type": "azure_search",
    "parameters": {
        "index_name": "documents-index",
        "query": "Azure OpenAI services",
        "top_k": 5
    }
}
# Skicka förfrågan med dataförankring
response = client.chat.completions.create(
    model="gpt-35-turbo",
    messages=messages,
    max_tokens=100,
    temperature=0.7,
    extra_body={"data_sources": [data_source]} # Kopplar AI Search till GPT
# Skriv ut svaret
print(response.choices[0].message.content)
                                      © Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.
```

This pseudocode shows the general structure of using the SDK. This will vary slightly with SDK versions.

Highly recommend trainers show actual code samples in class, but they are no longer included here due to frequent changes.

Exercise: Implement Retrieval Augmented Generation (RAG) with Azure OpenAl Service



Set up and connect your data in the chat playground

Configure your app to use your own data for augmenting the prompt

Use the hosted lab environment if provided, or view the lab instructions at the link below:

https://aka.ms/mslearn-openai-own-data

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

The exercise will take a minimum of 30 minutes to complete.

Not all students work at the same pace, so you should allow additional time as necessary for your class. IMPORTANT: make sure students know to decrease their model quota, as indicated in the instructions. It is important to make sure all students can deploy a model in the lab environment, and they should never hit issues with models deployed with lower quota.

Also, if students find the model they're told to deploy does not appear available, have them delete the Azure OpenAl resource and recreate it in one of the regions that has the correct model. Model availability can be found here: Azure OpenAl Service models - Azure OpenAl | Microsoft Learn

Extended interactive exercises



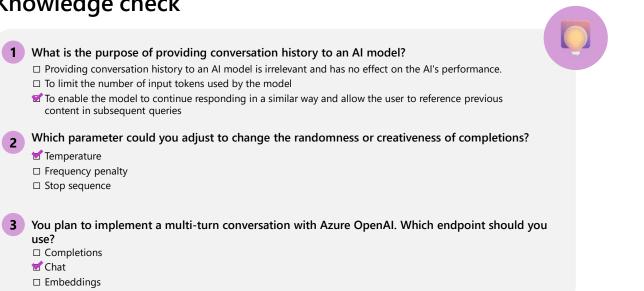
Generate code

Generate images

https://aka.ms/develop-azure-openai

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

Knowledge check



© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved

1 c

2 a

3 b

Här är en förklaring av de olika svarsalternativen i bilden:

Fråga 1: Vad är syftet med att ge en Al-modell konversationshistorik?

- Providing conversation history to an AI model is irrelevant and has no effect on the AI's performance.
 - 💢 Fel. Al-modeller som GPT är kontextberoende, vilket innebär att de behöver konversationshistorik för att ge sammanhängande svar.
- •□ To limit the number of input tokens used by the model.
 - 💢 Fel. Historiken ökar snarare antalet tokens, vilket kan påverka kostnaden och prestandan, men det är inte det primära syftet.
- To enable the model to continue responding in a similar way and allow the user to reference previous content in subsequent queries.
 - 🔽 *Rätt svar.* Konversationshistorik gör att Al:n kan hålla kontext mellan interaktioner, så att den "kommer ihåg" tidigare meddelanden och ger mer relevanta svar.
- 📌 Sammanfattning: Att ge Al:n konversationshistorik gör den bättre på att hålla en naturlig dialog och förstå referenser till tidigare meddelanden.

Fråga 2: Vilken parameter påverkar slumpmässigheten eller kreativiteten i svaren?

- ✓ Temperature
 - 🔽 Rätt svar. Temperature styr slumpmässigheten i Al:s svar:
 - Låg temperatur (t.ex. 0.1): Mer förutsägbara och konservativa svar.
 - Hög temperatur (t.ex. 1.0): Mer kreativa och varierade svar.
- •□ Frequency penalty
 - 💢 *Fel. Frequency penalty* används för att minska upprepningar i Al:s svar, men den påverkar inte kreativiteten direkt.

•□ Stop sequence

• X Fel. Stop sequence används för att definiera en textsekvens där Al:n ska sluta generera svar, inte för att styra slumpmässigheten.

★ Sammanfattning: Temperature är den parameter som styr hur kreativa eller slumpmässiga svaren blir – högre värde ger mer varierade svar.

Fråga 3: Vilken endpoint ska du använda för en konversation med flera turer?

•□ Completions

• X Fel. Completions-endpointen används främst för att generera enstaka svar från en given prompt, inte för att hålla en längre konversation.

•☑ Chat

• Rätt svar. Chat-endpointen (t.ex. chat.completions.create) är speciellt byggd för att hantera flerledade samtal där Al:n kan hålla kontext och svara baserat på tidigare meddelanden.

□ Embeddings

• Kel. Embeddings används för att representera text som numeriska vektorer för semantisk sökning och likhetsanalys, inte för att föra konversationer.

★ Sammanfattning: För att hantera en flerturssamtal med Azure OpenAI ska du använda Chat-endpointen, eftersom den stödjer konversationshistorik.

Övergripande slutsats:

- •Al behöver konversationshistorik för att hålla en sammanhängande dialog.
- •Temperature justerar slumpmässigheten i Al:s svar.
- •Chat-endpointen är det bästa valet för flerturssamtal.

Sammanfattning i en mening: För en naturlig och kontextmedveten chattupplevelse, använd Chatendpointen och justera Temperature för att styra kreativiteten!

Learning Recap

In this learning path, we:

Created and deployed Azure OpenAl resources

Integrated Azure OpenAl into your application through REST APIs and SDKs

Explored prompt engineering techniques to improve model responses

Connected your own data for grounding an Azure OpenAl model

© Copyright Microsoft Corporation. All rights reserved.

