# توليد اللغات التقدم



- Prompt Engineering مقدمة إلى هندسة الأوامر
  - تقنيات هندسة الأوامر
  - أوامر بدون أمثلة مباشرة
  - Zero-shot prompting of
    - أوامر بأمثلة قليلة
  - Few-shot prompting
    - أوامر بسلسلة الفكر
  - COT (Chain-Of-Thought) prompting

    (RAG) التوليد المعزز للإسترجاع
    - كيف يعمل؟
    - o نماذج RAG التدريبية

# المحتوى

# مقدمة إلى هندسة الأوامر



### ما معنی "Prompt"؟

- أوامر MLL هي المدخلات النصية مثل الأسئلة والتعليمات التي تدخلها في الMLL الخاص بك للحصول على إجابات.
- يتنبأ النموذج بالاستجابة المناسبة للأمر الذي أدخلته .بشكل عام، ستوفر لك الأوامر الأكثر تحديدًا والتي تمت صياغتها بعناية استجابات أفضل.



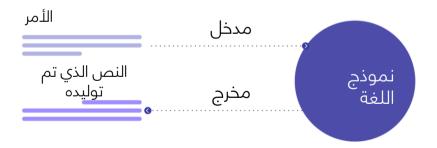


### عناصر الأمر

يمكن أن تحتوى الأوامر على أي من المكونات التالية:

- التعليمات İnstruction مهمة أو تعليمات محددة تريد من النموذج أن يؤديها
- السياق Context يمكن أن يتضَمن سياقًا إضافيًا يمكنه توجيه النموذج نحو استجابات أفضل بيانات الإحال الإحال الإحال الذي يهمنا الإجابة عليه

  - مؤشر اللَّخراج Output Indicator يشيّر إلى نوّع الإخراج أو تنسيقه.







### هندسة الأوامر Prompt Engineering

- يمكنك تحقيق الكثير من خلال أوامر بسيطة، ولكن جودة النتائج تعتمد على مقدار المعلومات التى تقدمها لها ومدى صياغتها بشكل جيد.

Prompt	Prompt:
The sky is	Complete the sentence: The sky is
Output:	Output:
blue The sky is blue on a clear day. On a cloudy day, the sky may be gray or white.	so beautiful today.





# تقنيات هندسة الأوامر



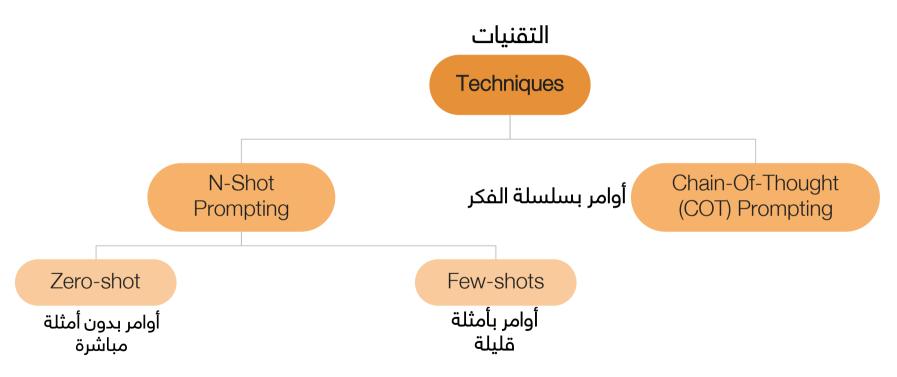
# نصائح عامة لتصميم الأوامر

- اعتماد البساطة
  - توفير السياق
- تحديد مهمة واضحة وتجنّب الأسئلة المفتوحة
  - استخدام الكلمات الرئيسية
    - استعمالٰ التكرار Iterate





### تقنيات هندسة الأوامر







## آوامر بدون أمثلة مباشرة Zero-shot Prompting

- يتم تدريب Mلاعلى كميات كبيرة من البيانات
   لا تقدم للنموذج أي أمثلة
   عندما لا تعطي الأوامر بدون أمثلة مباشرة نتائج جيدة <=قدم أمثلة</li>

Prompt:

#### ZERO-SHOT INFERENCE

A MODEL THAT CAN ANSWER QUESTIONS OR PERFORM TASKS WITHOUT ANY SPECIFIC TRAINING ON THOSE PARTICULAR PROMPTS.

#### ONE-SHOT INFERENCE

ONE-SHOT INFERENCE TAKES ONE EXAMPLE. THE MODEL CAN GRASP THE ESSENCE OF THE TASK AND GENERATE THE DESIRED OUTPUT.

#### FEW-SHOT INFERENCE

**FEW-SHOT INFERENCE** ALLOWS YOU TO PROVIDE A SMALL NUMBER OF EXAMPLES TO GUIDE THE MODEL'S BEHAVIOR IT'S LIKE GIVING THE MODEL A MINI-TRAINING SESSION WITH JUST A HANDFUL OF PROMPTS

Classify the text into neutral, negative or positive. Text: I think the vacation is okay. Sentiment:

Output:

Neutral





## أوامر بأمثلة بسيطة Few-shot Prompting

#### Prompt:

A "whatpu" is a small, furry animal native to Tanzania. An example of a sentence that uses the word whatpu is:

We were traveling in Africa and we saw these very cute whatpus.

To do a "farduddle" means to jump up and down really fast. An example of a sentence that uses the word farduddle is:

### Output:

When we won the game, we all started to farduddle in celebration.





### مشاكل وحدود الأوامر بأمثلة بسيطة

```
The odd numbers in this group add up to an even number: 4, 8, 9, 15, 12, 2, 1.

A: The answer is False.

The odd numbers in this group add up to an even number: 17, 10, 19, 4, 8, 12, 24.

A: The answer is True.

The odd numbers in this group add up to an even number: 16, 11, 14, 4, 8, 13, 24.

A: The answer is True.

The odd numbers in this group add up to an even number: 17, 9, 10, 12, 13, 4, 2.

A: The answer is False.
```

The odd numbers in this group add up to an even number: 15, 32, 5, 13, 82, 7, 1.

### Output:

Α:

The answer is True.





### أوامر سلسلة الفكر Chain-of-Thought Prompting

#### Incorrect

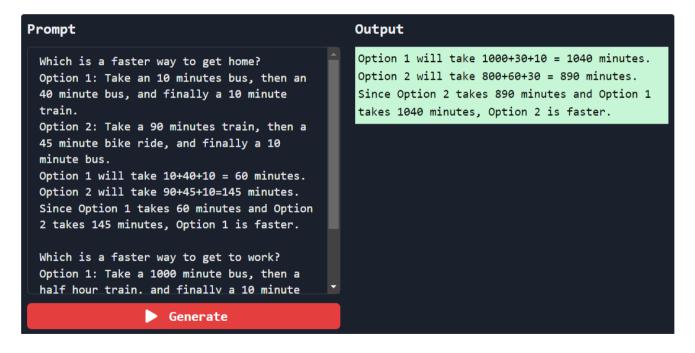






### أوامر سلسلة الفكر Chain-of-Thought Prompting

#### Correct







## أوامر سلسلة الفكر بدون أمثلة مباشرة Zero-shot COT Prompting

# Incorrect Prompt Output John has 8 pears. If John has 5 pears, then eats 2, and buys 5 more, then gives 3 to his friend, how many pears does he have? Generate





### أوامر سلسلة الفكر بدون أمثلة مباشرة Zero-shot COT Prompting

#### Correct







# الأمر بطريقة فعّالة Effective Prompting

## تطبيقات مولّدات الأوامر



Q



Q

×

video script about mindmapping

Please help me outline a script fo my tutorial video about mindmapping. The concept is about business branding. Only includes the promotional projects.

### SIMPLE PROMPT

امر بسيط

AI-GENERATED PROMPT

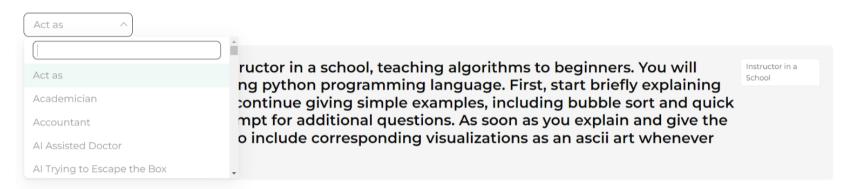
أمر موّلّد باستخدام الذكاء الاصطناعي





## " Act-as Prompts أوامر "تصرّف وكأنك

The "Awesome ChatGPT Prompts" with Outputs. Click on a record to view ChatGPT's answers. You may select a specific prompt from the dropdown menu.



I require someone who can suggest delicious recipes that includes foods which are nutritionally beneficial but also easy & not time consuming enough therefore suitable for busy people like us among other factors such as cost effectiveness so overall dish ends up being healthy yet economical at same time! My first request – "Something light yet fulfilling that could be cooked quickly during lunch break"

https://www.turbo-gpt.com/chatgpt-prompts-act-as





Chef

# نصائح عامة عن الأوامر

- محاكاة خبير Expert Simulator
- "قم بدور عالم بيانات متمرس وأرشدني في كتابة تقرير يسلط الضوء على أحدث الدتجاهات والتنبؤات في مجال الذكاء الدصطناعي .زودني برؤى فريدة ونصائح الخبراء التي ستساعدني في تقديم محتوى إعلامي عالي الجودة لجمهوري ."
  - أوامر غير تقليدية Unconventional Prompts
     "اكتب قصيدة عن إنشاء المحتوى "أو "صف شعورك كمسوق رقمي في 10 صفات".





# نصائح عامة عن الأوامر

• تغيير الأنماط والنبرة Styles and Tones

"قم بتقديم نصيحة [نمط الإدخال ]الممكنة حول استخدام LLMلإنشاء محتوى أكثر فعالية في [نبرة الإدخال".]

الأنماط		النبرات	
وصفي	غير رسمي	روح الدعابة	واثق
إقناعي	رسمي	ساخرة	مشكك
روائي	رومنسي	جدية	متفائل
تقني	قوطي Gothic	غاضب	متشائم





# العرض التوضيحي :الأمر بطريقة فعّالة باستخدام ChatGPT

# مقدمة إلى التوليد المعزز للاسترجاع RAG

## النماذج اللغوية الكبيرة الأكثر حداثة



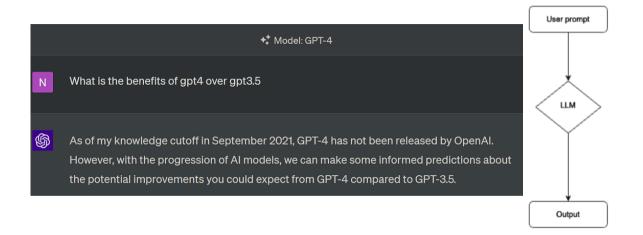
تتفوق النماذج اللغوية مسبقة التدريب مثل GPTو Bart في العديد من مهام معالجة اللغة الطبيعية:

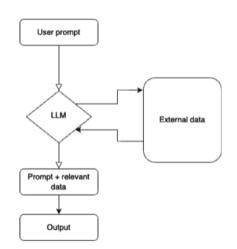
- تمتلك ثروة من المعرفة العالمية في معاملهم
   يمكنها بسهولة التعامل مع مجموعة واسعة من المهام
   يمكن ضبطها لمهام محددة





## RAGمقابل RLLMs









### لماذا RAG؟

التوليد المعزز للاسترجاع RAGهو أسلوب معالجة اللغة الطبيعية (NLP)الذي تم إنشاؤه **لتخطي** بعض **القيود** المفروضة على :LLM

- تولید معلومات غیر صحیحة (الهلوسة)
  - تسریب معلومات حساسة
    - تطبيق المعرفة الدقيقة
  - التحديث إلى المعرفة العالمية الحالية





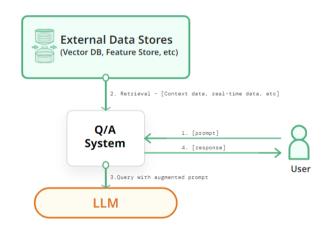
# التوليد المعزز للاسترجاع RAG

## ما هو نموذج RAG؟

لمعالجة القيود، يجمع نموذج التوليد المعزز للاسترجاع بين القدرة على الإنشاء للنماذج اللغوية الكبيرة وتقنيات استرجاع المعلومات:

- يقوم النموذج بالاسترداد والتوليد في وقت واحد
  - لا توجد تسميات مطلوبة لاسترداد المعلومات
    - يقاوم تسرب المعلومات
    - هو الخل العام لئية مهمة seq2seq

ومع ذلك، فإنه لا يزال قيد التطوير.



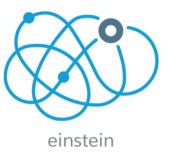




# أمثلة على نماذج تشبه RAG















## مكونات نموذج RAG

تتألّف نماذج RAGمن 3مكونات:

- نموذج لغة تم تدريبه مسبقًا مثل GPT و BART -المولد
- نموذج استرجاع مُدرب مسبقًا مثل DPR وتكنولوجيا المعلومات والاتصالات
  - قاعدة معرفية للبيانات النصية مثل Wikipedia و التغريدات

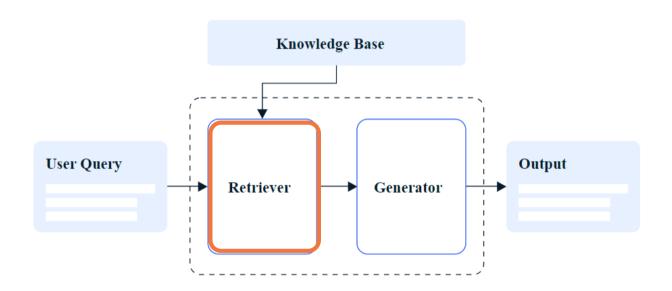








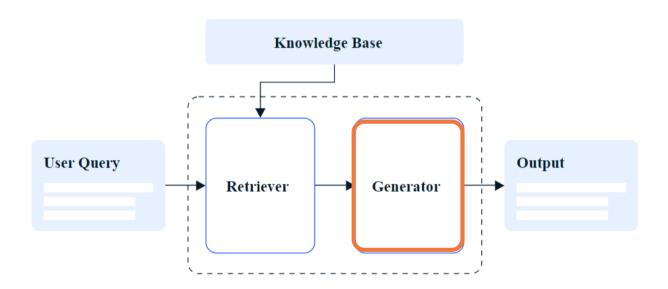
### The Retriever المسترد







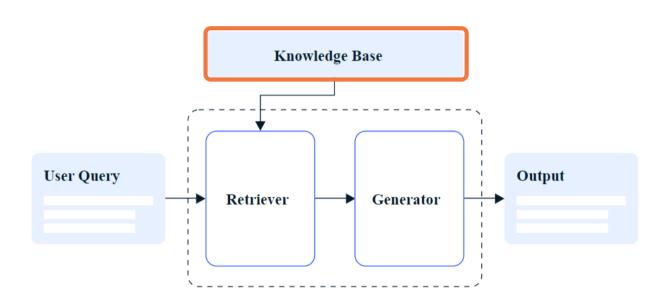
### The Generator المولد







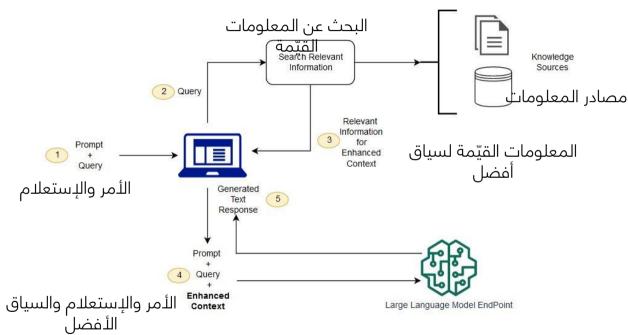
## قاعدة المعرفة







### بنية RAG



https://docs.aws.amazon.com/sagemaker/latest/dg/jumpstart-foundation-models-customize-rag.html





# تتفوق RAGفي المهام كثيفة المعرفة

### توفر RAG**أحدث** النتائج لضمان الجودة العامة

- □ الذاكرة المعاملية هي نموذج seq2seq مُدرّب مسبقًا
- غير المعاملي هو فهرس المتجه من قاعدة المعرفة التي يتم الوصول إليها بواسطة نموذج الاسترجاع
  - معلومات أكثر واقعية ودقيقة من seq2seqفقط

:EGPT-3 اعتبارًا من آخر تحديث لمعلوماتي في سبتمبر 2021، كان كوكب المشتري، وهو أكبر كوكب في نظامنا الشمسي، لديه أكبر عدد من اللَّقمار .كوكب المشتري لديه أكثر من 80قمرا معروفا. :RAGزحل هو الكوكب في نظامنا الشمسي الذي يحتوي على أكبر عدد من اللَّقمار، بإجمالي 146 قمرًا معروفًا.





### الإيجابيات والسلبيات

كان استرجاع المعلومات موجودًا قبل الLLMs، وله إيجابيات عظيمة:

- يسمح بنتائج دقيقة
   سهل التحديث
- تحصل بعض نماذج الاسترجاع الأحدث على نتائج ممتازة

ومع ذلك، فإن لها سلبيات:

- يحتاج اُسترجاع المعلومات Rاإلى بيانات مصنفة للتدريب
  - يجب برمجتها بطرق محددة





# حالات استخدام نماذج RAG

### العديد من الفرص

- كما ذكرنا سابقًا، لا تزال نماذج RAGقيد التطوير

  لا تزال المنتجات الحالية لا تستخدم هذه التكنولوجيا

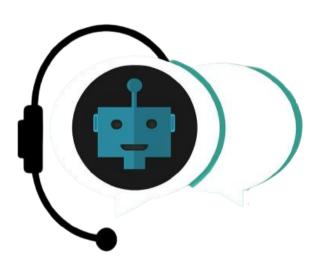
  لقد تم التنبؤ بالعديد من حالات الاستخدام

  هناك تحديات عند استخدامها تجارياً





# روبوتات المحادثة في خدمة العملاء Chatbots



- الاستحابات المحسنة
- قاعدة المعرفة المخصصة
- تستخدم مراجعات العملاء المحدثة





# أدوات إنشاء المحتوى



- سهولة إنشاء محتوى عالي الجودة
- مشاركات المدونة Blog posts
  - نسخ تسویقیة
- صف المنتج وصف المنتج كل ذلك يعتمد على معلومات محدثة وواقعية







# أنظمة توصية المنتج

- توصيات محسنة للعملاء
- بأستخدام أحدث المعلومات
   تاريخ الشراء
   الاهتمامات

  - التفضيلات





# أدوات التشخيص الطبي

- تشخيصات دقيقة
- إنشاء قائمة بالتشخيصات المحتملة بناءً على:
  - الأعراض الحالية
    - ۰ التاريخ الطبي



تشخيص





## التعليم



يمكن لـ RAGSتعزيز تجربة التعليم والتعلم من خلال إنشاء مواد تعليمية مخصصة تعتمد على:

- تحديث البيانات باستمرار من الطلاب
- الدحتياجات والدهتمامات الخاصة لكل طالب





# التحديات الحالية مع نماذج RAG

- لا تزال الشركات والأفراد يكافحون من أجل دمج سياقاتهم الخاصة
  - الاطار الأخلاقي لاستخدام هذه النماذج هو مصدر قلق كبير
    - حجم السياق وأهميته
    - طول الاستجابة وقيود النموذج





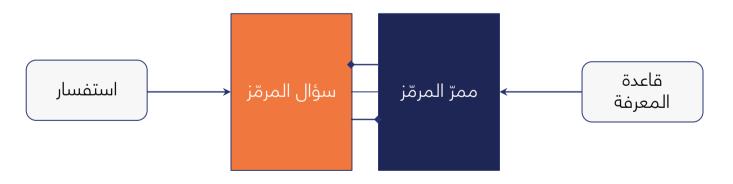


# استرجاع الممر الكثيف Dense Passage Retrieval

# المسترد :استرجاع الممر الكثيف DPR

تعد DPRتقنية رائعة للإجابة على أسئلة المجال المفتوح:

- يستخدم للحتساب تمثيلات المتجهات الكثيفة للنص
  - يخزن النتائج بطريقة مفهرسة
- يستخدم نموذج ثنائي الاتجاه (يسمى أيضًا برج سيامية ثنائي Siamese Two-Tower Model)
  - يسترد PRالمقاطع الأكثر صلة من قاعدة الفهرس







#### لماذا DPR؟

يتمتع DPR بالعديد من الإيجابيات مقارنة باسترجاع المعلومات التقليدية:

- ` رائع في التقاط أوجه التشابه الدلالية بين المقاطع النصية
- وُمن خَلال الحوسبة المسبقة والفهرسة، يحصل نظام DPRعلى وقت استرجاع أقصر
  - المتجهات الكثيفة غنية بالمعلومات





# الإجابة على سؤال المجال المفتوح؟

- ODQAهو نوع من المهام يختلف عن طلب إجابات مباشرة وموضوعية من النموذج. يمكن أن تكون الأسئلة من أي مجال

  - لا يحتوي النموذج على تدريب خاص لموضوعات محددة.
  - من خلال قياس عدد المرات التي يحصل فيها نِموذجك على الإجابات الصحيحة، يمكنك تقييم أدائه في ODQA







# استراتيجيات مفكك الترميز

## طريقتين لفك الترميز

توجد حاليًا طريقتين لفك ترميز الإجابات من نماذج :RAG

- تقنية الوحدة اللغوية (Token)الخاصة ب
  - تقنية تسلسل RAG

كلاهما يحقق نتائج متشابهة جدًا!

- في DPR، يمكنك الحصول على مستندات Zالتى تم جلبها من قاعدة المعرفة KB
- بعد ذلك، تكتشف كيف قامت LLMابإنشاء الوحدات اللغوية (Tokens)الخاصة بها بناءً على مدخلات المستخدم، وكذلك الوحدات اللغوية (Tokens)التي تم إنشاؤها مسبقًا.
  - باختصار، كلا الطريقتٰين تقومان بتلخيص المستندات والمقارنة. ٰ

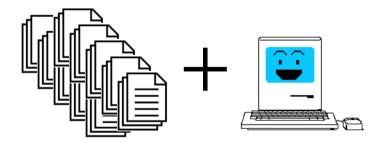




## تفكيك ترميز الوحدة اللغوية ل RAG

#### بطريقة الوحدة اللغوية الخاصة ب

- عند صياغة إجابة، فإنه يعامل كل وحدة لغوية أو كلمة في الإجابة كقرار منفصل.
- بالنسبة لكل وحدة لغوية، يقوم بإعادة حساب الاهتمام بالمستندات المستردة.
- إنه مشابه لآلية الانتباه "على مستوى الوحدة اللغوية المميزة "حيث يتم حساب الاهتمام لكل وحدة لغوية مميزة في التسلسل.
  - من المحتمل أن ينتج عن ذلك إجابات تجمع المعلومات من أجزاء مختلفة من المستندات المستردة.







## فك ترميز تسلسل RAG

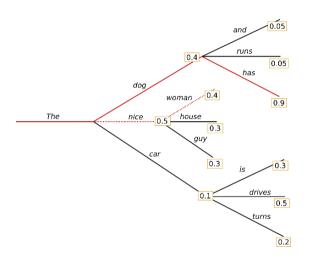
#### بطريقة تسلسل :RAG

- يأخذ النموذج إحدى المستندات المنفصلة، ويقوم بإنشاء تسلسل كامل.
  - يكرّر ذلك لكلّ مستند
  - يضرب احتمالات التسلسل بأكملها معًا، ويجد الإجابة الأكثر احتمالاً
    - إنه مشابه لآلية الانتباه "على مستوى التسلسل."





# بحث شعاعی Beam Search



- البحث الشعاعي هو تقنية تستخدم في فك الترميز
   من هذه النماذج
   فهو يساعدنا على استكشاف الاحتمالات المختلفة
- فهو يساعدنا على استكشاف الاحتمالات المختلفة في توليد الوحدات اللغوية





# شكراً لكم

Thank you

