



SDAIA

الهيئة السعودية للبيانات
والذكاء الاصطناعي
Saudi Data & AI Authority



الذكاء الاصطناعي التوليدي

النماذج اللغوية الكبيرة

أغسطس 2023

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ





محتويات

مقدمة	5
نبذة تعريفية	6
لمحة تاريخية	7
حالات الاستخدام	8
حلول تجارية	9
هندسة المدخلات	10
التحديات والمخاطر	14
أفضل الممارسات	16
توقعات مستقبلية	17
مراجع	18
ملحق: أبرز النماذج والتطبيقات	20



مقدمة



This image was created using AI

تنسم تقنيات البيانات والذكاء الاصطناعي بسرعة تطورها واتساع انتشارها وتعدد حالات استخدامها، حتى أصبحت تطبيقاتها تظهر بشكل يومي في جميع نواحي الحياة لأنمتة المهام أو تعزيز دور العاملين عليها، ففي جانب الأتمتة انتشرت تقنيات توليد المحتوى النصي، ويعود الفضل في هذا الانتشار إلى التقدم التقني في الذكاء الاصطناعي التوليدي وخاصة ما يعرف بالنماذج اللغوية الكبيرة (Large Language Models - LLMs) التي تدرج تحت ما يسمى النماذج التأسيسية (Foundation Models).

وقد زاد الاهتمام بالنماذج اللغوية الكبيرة بعد أن أطلقت شركة أوبن آي (OpenAI) خدمة لتجربة نموذج شات جي بي تي (ChatGPT) مجاناً في عام 2022م، إذ بلغ عدد مستخدمي الخدمة أكثر من مليون مستخدم في أول خمسة أيام من إطلاقها. وتعود هذه النماذج فاعلة جداً وقدرة على تنفيذ أنواع مختلفة من المهام، مثل: إنشاء النصوص والترجمة والتلخيص بلغات متعددة. ومن المتوقع أن تشكل حالات استخدام النماذج التأسيسية بشكل عام (50%) من حالات استخدام معالجة اللغات الطبيعية في عام 2026م، بينما كانت تمثل أقل من (5%) من حالات الاستخدام في عام 2021م.¹

يهدف هذا التقرير إلى تقديم لمحة مختصرة عن النماذج اللغوية الكبيرة وحالات استخدامها، واستعراض أبرز النماذج من شركات مؤسسات أكاديمية، إضافةً إلى ذكر بعض التحديات والمخاطر التي قد تنشأ مع انتشار هذه النماذج بصورة عامة، والإشارة إلى أفضل الممارسات في تطوير تلك النماذج، والتطرق إلى بعض التوقعات المستقبلية.

¹ <https://www.gartner.com/document/4022570>

نبذة تعريفية

النموذج اللغوي (Language Model) هو نموذج ذكاء اصطناعي يحدد احتمالية وجود سلسلة معينة من الكلمات في جملة ما، وعندما يتكون النموذج من عدد كبير من المعاملات يطلق عليه نموذج لغوي كبير (Large Language Model). وتدرج النماذج اللغوية الكبيرة تحت مجموعة من النماذج تعرف بالنماذج الأساسية (Foundation Models)، وهي نماذج مدربة على بيانات مختلفة ويمكن تكييفها لأداء مجموعة واسعة من المهام.

تختلف النماذج اللغوية الكبيرة عن نماذج اللغات الطبيعية التقليدية في جانبين مهمين هما:



This image was created using AI

حجم بيانات التدريب

تُدرب النماذج اللغوية الكبيرة باستخدام كميات هائلة من البيانات التي تحتوي على ملايين من أسماء الكلمات المعقدة والارتباطات.



عدد المعاملات

تمتلك النماذج اللغوية الكبيرة عدداً كبيراً من معاملات يصل في بعض النماذج إلى أكثر من تريليون معلم.



ويتضمن تطوير النماذج اللغوية الكبيرة ثلاث خطوات رئيسية هي:

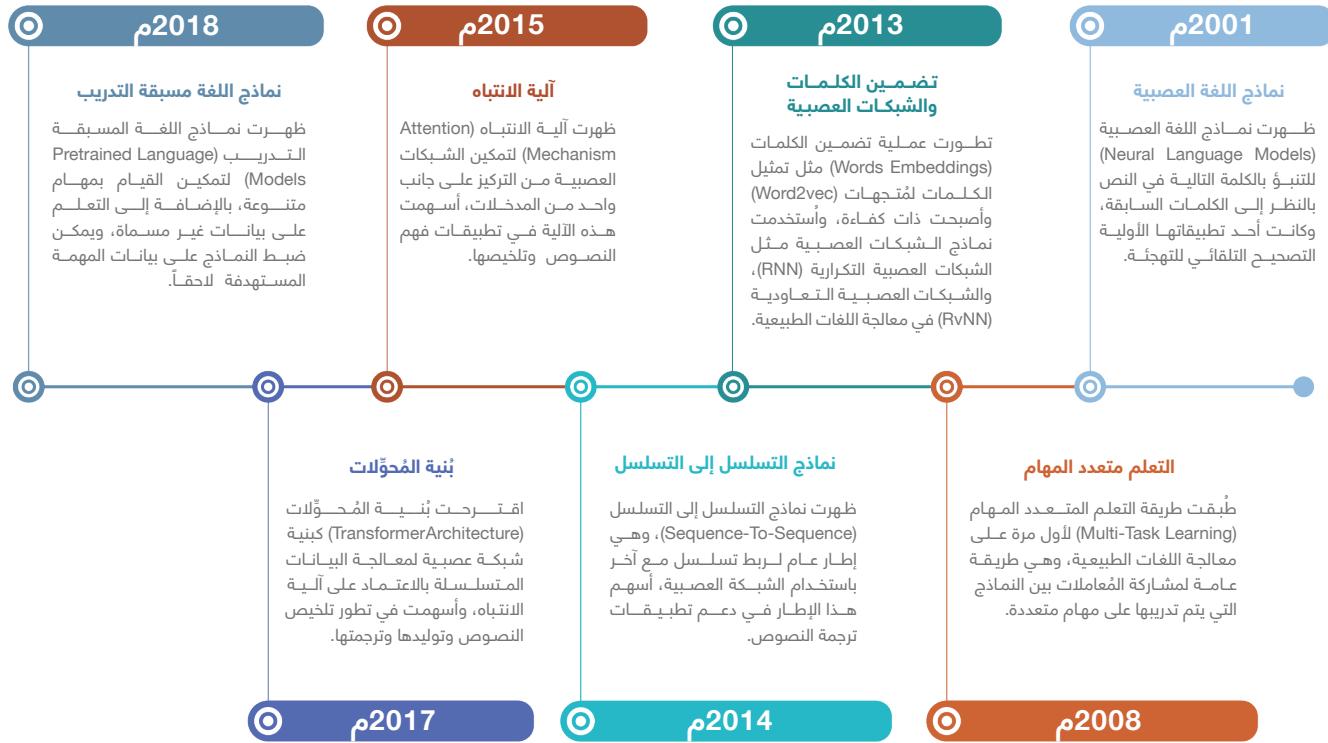
تقييم النماذج بصورة متكررة وضبطها.

تدريب الخوارزميات لفهم العلاقة بين الكلمات.

جمع مجموعة بيانات من مستندات نصية.

لمحة تاريخية

ظهرت النماذج اللغوية في أوائل الثمانينيات من النماذج الاحتمالية لتوليد اللغات الطبيعية التي طُورت لأنظمة التعرف على الكلم (ASR)، وتطورت خلال السنوات الأخيرة حتى وصلت في وقتنا الحاضر إلى ما يسمى بالنماذج اللغوية الكبيرة. فيما يلي استعراض لأهم الأحداث التي أسهمت في تشكيل النماذج اللغوية الكبيرة:



حالات الاستخدام

تميز النماذج اللغوية الكبيرة بقدرتها على القيام بعدة مهام مقارنةً بالنمادج المتخصصة التي تقوم بمهمة معينة، ومن أبرز حالات استخدامها:



تلخيص وتبسيط
النصوص



كتابة النصوص
والمقالات



الإجابة عن الأسئلة



الترجمة من لغة
إلى لغة أخرى



تصنيف العناصر
إلى فئات



تحليل المشاعر



استخراج الكلمات
المفتاحية



كتابة الأكواد البرمجية



التدقيق النحوي



كتابة الإعلانات
التجارية



حلول تجارية

تسابقت كثيـر من الشركات التقنية الكبيرة وبعـض المؤسسات الأكاديمية لإصدار نماذج لغوية كبيرة بإمكانات متفاوتة تعتمـد على حجم بيانات التدريب وتنوع مصادرها وطرق معالجة مخاطرها، وبعـضها متاحة تجاريـاً وبعـضها متاحة بمصدر مفتوح، ومن أبرز تلك النماذج والتطبيقات: جـي بي تـي 4 (GPT-4) وبـارـد (Bard) وكـلـود 2 (Claude 2) ولـامـا 2 (Llama 2). ولمزيد من التفاصيل حول أـبـرـز النـماـذـج والـتـطـبـيقـات يمكن الـاطـلـاع عـلـى المـلـحـق.



Google

Bard

OpenAI

GPT-4

Alibaba

Qwen-7B

Meta

Llama 2

Hugging Face

HuggingChat

ANTHROPIC

Claude 2

هندسة المدخلات

يعتمد الاستخدام الأمثل لتطبيقات النماذج اللغوية الكبيرة على ما يسمى بـ هندسة المدخلات (Prompt Engineering)، وهي صياغة تعليمات أو استفسارات فاعلة ومحددة لتوجيه هذه النماذج إلى توليد النتائج المطلوبة، وفيما يلي مجموعة من الإرشادات المفيدة في هندسة المدخلات:

1 توضيح سياق الطلب

من المهم تزويذ النموذج بمعلومات كافية عن تفاصيل الطلب، على سبيل المثال: عند طلب المساعدة في كتابة رسالة عبر البريد الإلكتروني، ينبغي تزويد النموذج بدور المرسل وعلاقته بالمرسل إليه ومعلومات عن المرسل والنتيجة المراد تحقيقها وأي تفاصيل أخرى.

مثال

أنا مسوق، أكتب رسالة إلكترونية تسويقية باللغة الإنجليزية إلى مجموعة من العملاء حول منتج جديد (مع ذكر مواصفات المنتج).

2 تعين شخصية للنموذج

إعطاء النموذج دوراً مخصصاً لمهمة معينة، وفيما يلي بعض الأمثلة:

شخصية مترجم: "أنت مترجم اللغة اليابانية تستطيع الترجمة من اللغة اليابانية إلى اللغة الإنجليزية..." .

شخصية باحث: "أنت باحث خبير في الذكاء الاصطناعي لديك القدرة على جمع وتحليل البيانات والمعلومات لتقديم رؤى قيمة..." .

شخصية كاتب: "أنت كاتب محتوى إبداعي قادر على صياغة محتوى جذاب في مواضع مختلفة..." .

مثال

أنت باحث خبير في الذكاء الاصطناعي لديك القدرة على جمع وتحليل البيانات والمعلومات لتقديم رؤى قيمة: أكتب مقالاً عن الذكاء الاصطناعي التوليد والتوقعات المستقبلية له.

3 استخدام رموز للتحديد

استخدام رموز لتحديد أجزاء من النص المدخل بهدف توفير إرشادات واضحة للنموذج فيما يتعلق بالنص الذي يتطلب الترجمة أو إعادة الصياغة أو مهام أخرى مماثلة، إذ تساعد على إنشاء حدود واضحة بين نص معين والمدخلات المتبقية، ولها أشكال مختلفة، منها: علامات الاقتباس الثلاثية ("") أو الشرطيات الثلاثية (---)، أو أقواس الزاوية (<>).

لخص النص الآتي:
"" إضافة نص ""

مثال

4

طلب مخرجات هيكلة

تحديد صيغة المخرجات للنموذج عند كتابة المدخلات يحسن نتائج النموذج ويقدمها بصيغة مناسبة لحاجة المستخدم، ويمكن للمستخدم اختيار الهيكل المناسب من بين خيارات متعددة، بما في ذلك الجداول أو بصيغة (JSON) أو (HTML).

مثال

أكتب مقارنة بين منتج (أ) ومنتج (ب) في جدول.

5

التحقق من صحة المدخلات

التحقق من صحة المدخلات خطوة مهمة لتوفير الوقت وضمان الحصول على مخرجات صحيحة، لذا يمكن إرشاد النموذج إلى التحقق من استيفاء مدخلات المستخدم لشروط محددة ورفض إتمام المهمة في حال عدم استيفاء هذه الشروط.

مثال

عند تزويديك بنص محاط بعلامات اقتباس ثلاثة، إذا كان يحتوي على سؤال متعلق بالتعليم، فقم بتقديم إجابة، وإذا لم يكن يحتوي على سؤال متعلق بالتعليم، فقم بالرد بـ "السؤال لا علاقة له بالتعليم".

6

تقديم أمثلة ناجحة

تقديم أمثلة ناجحة للنموذج قبل تنفيذ مهام محددة يساعد في توجيه النموذج إلى النتيجة المطلوبة، وتعد هذه الطريقة مفيدة بصورة خاصة عندما يكون الطلب لمحاكاة نمط معين من الإجابات عن استفسارات المستخدم التي قد يكون من الصعب التعبير عنها بصورة مباشرة.

مثال

أكتب عبارة ملهمة عن الأمل والتفاؤل بطريقة مشابهة للنص الآتي:
 ""عش حياتك كل يوم كما لو كنت ستتصعد جبلًا، وانظر بين الفينة والأخرى إلى القمة حتى لا تنسى هدفك، ولكن دون إضاعة الفرصة لرؤية المناظر الرائعة في كل مرحلة""

7

تحديد الخطوات المطلوبة

تحديد الخطوات المطلوبة لإتمام طلب ما يعزز موثوقية مخرجات النموذج ويزيد احتمالية إتمام المهمة بنجاح؛ إذ تُساعد النموذج على تقديم مخرجات شاملة ومنظمة وتحديداً عندما تكون المدخلات معقدة.

مثال

- نفذ الإجراءات الآتية:
1. حل التغيرات الآتية: ""اذكر التغيرات""
 2. صنف كل تغريدة على أنها إيجابية أو سلبية.
 3. ضع التصنيف في جدول.
 4. وضح نسبة التغيرات الإيجابية والتغيرات السلبية.

8

التحقق من المخرجات

من المهم مطالبة النموذج بمراجعة مخرجاته لتقليل الأخطاء المحتملة وضمان جودة المخرجات ودققتها بالإضافة إلى زيادة الثقة في مخرجات النموذج؛ فقد يتجاهل النموذج الأخطاء أو التفاصيل المهمة بسبب طول المدخلات أو تشعبها.

مثال

هل نسيت أي تفاصيل مهمة في إجاباتك السابقة؟



9

استخدام مراجع محددة

إعطاء النموذج مراجع محددة وتوجيهه إلى استخدامها في صياغة ردود دقيقة وموثوقة، تُعد هذه طريقة فاعلة في تقليل هلوسة النموذج أثناء استخدامه لتوليد إجابات من المراجع، كما تعزز الشفافية والمساءلة؛ إذ تتيح للمستخدم الحصول على فهم أوضح لمصادر النتائج.



مثال

استخدم الملفات المرفقة للإجابة عن السؤال التالي:
ما هي أبرز التحديات التي تواجه المدن الذكية؟



10

تطبيق طريقة التكرار

للمساعدة في تحسين المخرجات يمكن إعادة الطلب أكثر من مرة بصيغ مختلفة والتأكد من وضوح المدخلات عند الحصول على مخرجات غير مرضية، إذ يساعد التكرار على فهم توضيح المطلوب وتشكيل سلوك النموذج وتحسين مخرجاته.

الطلب الأول

كيف أستخدم الذكاء الاصطناعي التوليد في مجال التعليم؟

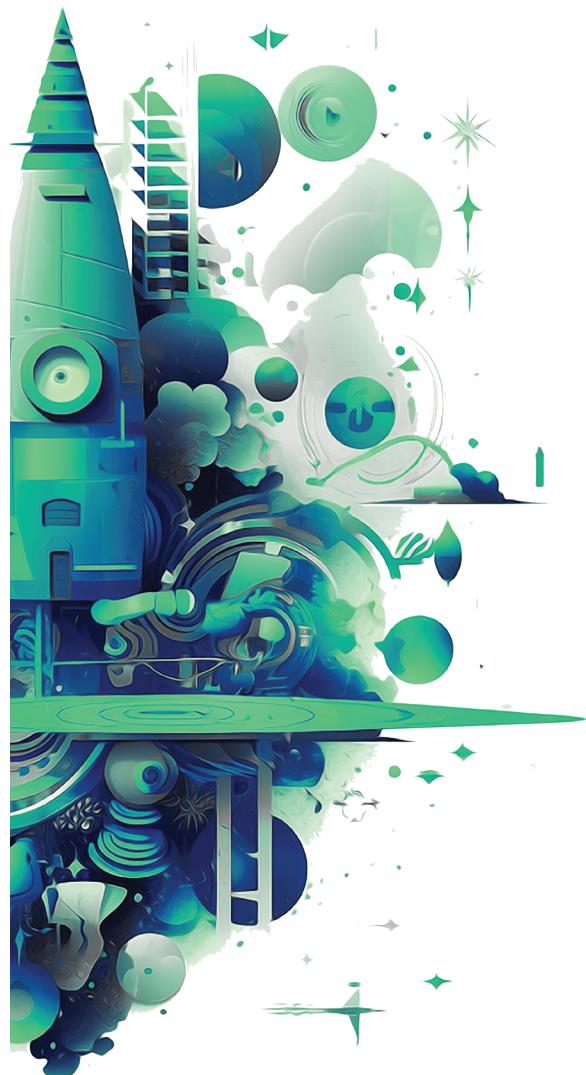
مثال

الطلب الثاني

ما هي أفضل حالات استخدام الذكاء الاصطناعي التوليد في مجال التعليم؟



This image was created using AI



This image was created using AI

التحديات والمخاطر

التحديات

تواجه عملية تطوير النماذج اللغوية الكبيرة عدة تحديات من أهمها:

ارتفاع التكلفة المادية

يتطلب بناء نماذج لغوية كبيرة وتدريبها تكاليف باهظة تتأثر بعدها عوامل من أبرزها: حجم البيانات، وعدد المعاملات، وعدد مرات التدريب، وقدرت دراسة في عام 2020م تكلفة تدريب نموذج يحتوي على (1.5) مليار معامل بمبلغ يصل إلى (1.6) مليون دولار أمريكي (أي حوالي 6 ملايين ريال سعودي).²



غياب الحكومة

تشمل بعض القوانين والسياسات المتعلقة بحقوق النشر وخصوصية البيانات ودقة الخوارزميات النماذج اللغوية الكبيرة والمحتوى الذي تنتجه، إلا أنها لا تغطيها بشكل كامل، ولا تزال هذه النماذج تفتقر إلى وجود قوانين مخصصة بحوكمتها بشكل رئيسي.



شح الموارد والكافاءات

يتطلب تطوير النماذج اللغوية الكبيرة وتشغيلها توفير كميات ضخمة من البيانات النصية ذات الجودة العالية، وموارد حوسية هائلة للمعالجة، وخبرات وكفاءات متخصصة في المجال لبناء النماذج واختبارها ونشرها.



التعدي على الملكية الفكرية

تُدرب النماذج اللغوية الكبيرة على مجموعات بيانات ضخمة بعضها متاح بترخيص تتطلب الحصول على أذونات عند إعادة استخدامها مثل بعض الأكواد البرمجية، على سبيل المثال واجهت شركة مايكروسوفت (Microsoft) دعوى قضائية جماعية عند بناء نظام جيت هب كوباليت (GitHub Copilot).



²<http://arxiv.org/abs/2004.08900>

المخاطر

يرافق تبني النماذج اللغوية الكبيرة وانتشارها عدة مخاطر من أهمها:

التحيز

قد تعاني النماذج اللغوية الكبيرة من التحيز في مخرجاتها، مما قد يسبب أضراراً اجتماعية كالتفضيل في المعاملات أو السماح بالوصول إلى بعض الخدمات بناءً على بعض السمات كالجنس، والدين، والعمر. على سبيل المثال أشاد باحثون من شركة أو宾 أي آي (OpenAI) إلى وجود تحيز في نموذج (جي بي تي-3) ضد بعض الفئات كالعرق الأسود وديانة الإسلام.³



المعلومات الخاطئة

تؤّلد النماذج اللغوية الكبيرة كميات هائلة من النصوص دون التحقق من دقتها، مما قد يتسبّب في نشر معلومات خاطئة، فعلى سبيل المثال من الممكن أن تقوم هذه النماذج بإنشاء أخبار أو تغريدات أو مقالات خاطئة تؤثّر في الرأي العام. وقد قام باحثون من جامعة أكسفورد (University of Oxford) وشركة أو宾 أي آي (OpenAI) بقياس مدى صواب إجابات النماذج اللغوية الكبيرة، ووجدوا أن نسبة صواب أفضل نموذج كانت (58%) بينما وصلت نسبة صواب الأداء البشري إلى (94%).⁴



تسرب البيانات

قد تتسبّب النماذج اللغوية الكبيرة في تسرب معلومات شخصية أو سرية، وذلك في حال استخدام بيانات حساسة في مرحلة التدريب، أو قامت النماذج باستنتاجها عن شخص ما بناءً على وجود بيانات مرتبطة بأشخاص آخرين، أو عبر الهجمات السيبرانية على هذه النماذج، على سبيل المثال أعلنت شركة أو宾 أي آي (OpenAI) عن تسرب بيانات شخصية لـ(1.2%) من المشتركين في ChatGPT Plus خلال فترة زمنية محددة وتتضمن البيانات المسربة: الاسم والبريد الإلكتروني ومعلومات الدفع.⁵



أضرار بيئية

تعتمد معالجة النماذج اللغوية الكبيرة على موارد حوسية ضخمة تستهلك كميات هائلة من الموارد الطبيعية. وقدّرت دراسة من جامعة ماساتشوستس أمهرست (University of Massachusetts Amherst) أن تدريب النموذج اللغوي الكبير بيرت (BERT) ينتج قدرًا كبيرًا من الكربون يعادل ما تنتجه رحلة طيران من شرق الولايات المتحدة الأمريكية إلى غربها.⁶



³ <http://arxiv.org/abs/2005.14165>

⁵ <https://openai.com/blog/march-20-chatgpt-outage>

⁴ <https://aclanthology.org/2022.acl-long.229>

⁶ <http://arxiv.org/abs/1906.02243>

أفضل الممارسات

نشرت شركة أوبن آي (OpenAI) بالتعاون مع شركتي كوهير (Cohere) وأي 21 لابز (AI21 Labs) أفضل الممارسات لتطوير النماذج اللغوية الكبيرة واستخدامها للمساهمة في تطوير النماذج اللغوية الكبيرة والتخفيف من مخاطرها⁷:

التأكد على حسن الاستخدام



- « الحرص على نشر إرشادات وشروط استخدام واضحة للنماذج بهدف حماية الأفراد والمجتمع من المعلومات المضللة كرسائل البريد الإلكتروني العشوائية أو التسويق الزائف.
- « تحديد المجالات التي تتطلب توخي مزيد من الحيطة والحذر عند استخدام النماذج، بالإضافة إلى حظر حالات الاستخدام غير المناسبة، مثل: تصنيف الفرد بناءً على صفاته الشخصية كالعمر أو العرق.
- « بناء أنظمة وبنية تحتية تفرض إرشادات الاستخدام التي قد تتضمن: تصفية المحتوى، والموافقة على التطبيق قبل مرحلة الإنتاج، ومراقبة النشاط غير الطبيعي.

تحفيض الفرق غير المقصود



- « إجراء تقييم شامل للنماذج لمعرفة القيود والتقليل من مصادر التحيز المحتملة في بيانات التدريب.
- « استخدام تقنيات تقلل من السلوك غير الآمن كالتعلم من المراجعات البشرية.
- « توثيق أفضل ممارسات السلامة في استخدام النماذج، ونقاط الضعف المكتشفة.

التعاون مع أصحاب المصلحة



- « تكوين فريق عمل من خلفيات متعددة، إذ تساعد وجهات النظر المختلفة على تحديد كيفية عمل النماذج على أرض الواقع، وتساهم في التقليل من التحيزات.
- « الإفصاح عن الدروس المستفادة فيما يتعلق بسلامة النموذج وسوء الاستخدام لتمكين تبنيها على نطاق واسع.
- « التعامل مع جميع الموظفين المعنيين بتطوير النماذج اللغوية باحترافية، ويشمل ذلك توفير بيئه عمل بمعايير عالية.

⁷ <https://openai.com/blog/best-practices-for-deploying-language-models>

توقعات مستقبلية



37+
مليار ريال
Saudi

سُتُّستثِّم في الشركات الناشئة التي تعتمد على
النماذج التأسيسية حتى عام 2026⁹م



This image was created using AI



%50

من الأكواد البرمجية لموقع وتطبيقات جديدة ستسخدم
الذكاء الاصطناعي التوليدى بحلول عام 2026⁸م



10-5 سنوات

ستصل النماذج اللغوية الكبيرة إلى مرحلة الإنتاجية
وسيلخفض مستوى مخاطرها بصورة كبيرة¹⁰



10 أضعاف

ستزيد حالات استخدام النماذج اللغوية الكبيرة في
عام 2026 مقارنة بعام 2021¹¹م

⁸ <https://www.gartner.com/document/code/757883>

¹⁰ <https://www.gartner.com/interactive/hc/4016433>

⁹ <https://www.gartner.com/document/4022922>

¹¹ <https://www.gartner.com/document/4022570>

مراجع

- Ecosystem Graphs for Foundation Models. <https://crfm.stanford.edu/ecosystem-graphs/index.html>.
- Reflections on Foundation Models. <https://hai.stanford.edu/news/reflections-foundation-models> (2021).
- Saudi Data & AI Authority. Data and AI Glossary. <https://sdaia.gov.sa/ar/MediaCenter/KnowledgeCenter/ResearchLibrary/SDAIAPublications15.pdf> (2022).
- What's in the Chatterbox? Large Language Models, Why They Matter, and What We Should Do About Them | Science, Technology and Public Policy (STPP). <https://stpp.fordschool.umich.edu/research/research-report/whats-in-the-chatterbox> (2022).
- Zhao, W. X. et al. A Survey of Large Language Models. <http://arxiv.org/abs/2303.18223> (2023).



This image was created using AI

ملحق: أبرز النماذج والتطبيقات

الاسم	النوع	المطور	تاريخ الإطلاق	بيانات التدريب	لغة بيانات التدريب	عدد المعاملات	الإتاحة
GPT-3	نموذج	 OpenAI	يونيو 2020م	نصوص	الإنجليزية ولغات أخرى	175 مليار معامل	متاح تجاريًا لمعظم الدول عبر واجهة برمجة التطبيقات (API)
Wu Dao 2.0	نموذج	 智源研究院	يناير 2021م	نصوص صور	الإنجليزية الصينية	1.75 تريليون معامل	مفتوح المصدر
Switch-C	نموذج	 Google	يناير 2021م	نصوص	الإنجليزية ولغات أخرى	1.6 تريليون معامل	مفتوح المصدر
PanGu-Alpha	نموذج	 HUAWEI	أبريل 2021م	نصوص	الصينية ولغات أخرى	200 مليار معامل	غير معروف
LaMDA	نموذج	 Google	مايو 2021م	حوارات نصوص	الإنجليزية ولغات أخرى	137 مليار معامل	غير معروف
HyperCLOVA	نموذج	 NAVER	سبتمبر 2021م	نصوص	الكوردية ولغات أخرى	82 مليار معامل	متاح تجاريًا لعملاء الشركة عبر أستوديو HyperCLOVA Studio (HyperCLOVA Studio)
MT-NLG	نموذج	 Microsoft  NVIDIA	أكتوبر 2021م	نصوص أكواد برمجية	الإنجليزية ولغات أخرى	530 مليار معامل	متاح للمنظمات عبر واجهة برمجة التطبيقات (API)

الاسم	النوع	المطور	تاريخ الإطلاق	بيانات التدريب	لغة بيانات التدريب	عدد المعاملات	الإتاحة
RETRO	نموذج	 Google DeepMind	ديسمبر 2021م	نصوص أكواد برمجية	10 لغات	7.5 مليارات مُعامل	غير معروف
PaLM	نموذج	 Google	أبريل 2022م	حوارات نصوص أكواد برمجية	الإنجليزية ولغات أخرى	540 مليار مُمعامل	غير معروف
NOOR	نموذج	 Technology Innovation Institute	أبريل 2022م	نصوص	العربية	10 مليارات مُمعامل	قريباً
OPT-175B	نموذج	 Meta	مايو 2022م	نصوص	الإنجليزية ولغات أخرى	175 مليار مُمعامل	متاح مجاناً للباحثين في المنظمات الحكومية والأوساط الأكademية، والمجتمع المدني.
BLOOM	نموذج	 BigScience	يوليو 2022م	نصوص أكواد برمجية	لغة 46 لغة برمجية 13	176 مليار مُمعامل	مفتوح المصدر
ChatGPT	تطبيق	 OpenAI	نوفمبر 2022م	حوارات	الإنجليزية ولغات أخرى	175 مليار مُمعامل	متاح تجاريًّا في معظم الدول عبر واجهة برمجة التطبيقات (API)
LLaMA	نموذج	 Meta	فبراير 2023م	نصوص	لغة 20	65 مليار مُمعامل	متاح مجاناً للباحثين الأكاديميين

الاسم	النوع	المطور	تاريخ الإطلاق	بيانات التدريب	لغة بيانات التدريب	عدد المعاملات	الإتاحة
Bard	تطبيق		فبراير 2023 م	غير معروف	غير معروف	غير معروف	متاح لل العامة
Falcon LLM	نموذج		مارس 2023 م	النصوص	الإنجليزية ولغات أخرى	40 مليار معامل	مفتوح المصدر
Claude	نموذج		مارس 2023 م	غير معروف	غير معروف	غير معروف	متاح تجارياً
GPT-4	نموذج		مارس 2023 م	غير معروف	غير معروف	غير معروف	متاح تجارياً للمشتركيين في (ChatGPT Plus)
Tongyi Qianwen	نموذج		أبريل 2023 م	غير معروف	غير معروف	غير معروف	متاح لعملاء الشركة في الصين بنسخة بيتا
HuggingChat	تطبيق		أبريل 2023 م	غير معروف	غير معروف	غير معروف	مفتوح المصدر
ALLAM	تطبيق		مايو 2023 م	غير معروف	غير معروف	غير معروف	متاح بدعوات خاصة

الاسم	النوع	المطور	تاريخ الإطلاق	بيانات التدريب	لغة بيانات التدريب	عدد المعاملات	الإتاحة
PaLM 2	نموذج		مايو 2023م	نصوص أكواد برمجية	أكثر من 100 لغة	غير معروف	متاح في الولايات المتحدة عبر واجهة برمجة التطبيقات (API)
Noon	نموذج		يونيو 2023م	نصوص أكواد برمجية	العربية	7 مiliar معامل	مفتوح المصدر
ERNIE 3.5	نموذج		يونيو 2023م	نصوص أكواد برمجية	غير معروف	غير معروف	غير معروف
Pangu Models 3.0	نموذج		يوليو 2023م	صور نصوص	غير معروف	100 مiliar معامل	غير معروف
Claude 2	نموذج		يوليو 2023م	نصوص أكواد برمجية	الإنجليزية ولغات أخرى	غير معروف	متاح تجارياً للشركات عبر واجهة برمجة التطبيقات (API) متاح لل العامة في الولايات المتحدة والمملكة المتحدة بنسخة بيتا
Llama 2	نموذج		يوليو 2023م	نصوص أكواد برمجية	الإنجليزية ولغات أخرى	70 مiliar معامل	مفتوح المصدر
Qwen-7B	نموذج		أغسطس 2023م	نصوص أكواد برمجية	الصينية والإنجليزية ولغات أخرى	7 مiliar معامل	مفتوح المصدر
Qwen-7B-Chat	تطبيق		أغسطس 2023م	نصوص أكواد برمجية	الصينية والإنجليزية ولغات أخرى	7 مiliar معامل	مفتوح المصدر

