PROMPT ENGINEERING FOUNDATION
PROFESSIONAL CERTIFICATION

Capítulo 3: Nivel intermedio

Introducción a la ingeniería de Prompts y técnicas sencillas

CPEFPC™ Versión 042024

CertiProf®

Contenidos

- Cadena de pensamientos
- Cadena de pensamientos Zero shots
- Autoconsistencia
- Conocimiento generado
- Prompting de menos a más
- Manejando Contenido de Formato Largo
- Revisando Roles
- Formato del Prompt

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Cadena de pensamiento

La Cadena de Pensamiento o "prompting Chain of Thought" (CoT) es una que motiva al LLM a detallar su proceso de pensamiento.

Se ha demostrado que CoT es efectivo para mejorar los resultados en tareas como aritmética, sentido común y tareas de razonamiento simbólico.

Destaca el modelo PaLM 540B de Google AI

Ejemplo

Prompt:

Se le pide a la IA que nos explique el razonamiento en su próxima respuesta →

P: Joe tiene 20 huevos. Compra 2 cartones de huevos más. Cada cartón contiene 12 huevos. ¿Cuántos huevos tiene Joe ahora?
R: Joe comenzó con 20 huevos. 2 cartones de 12 huevos son 24 huevos. 20 + 24 = 44. Por lo tanto, Joe tiene 44 huevos, y la respuesta es 44.

P: El granjero John tenía 93 pollos. Si vendió 20 al granjero Bill y compró el doble de esa cantidad, ¿cuántos pollos tiene el granjero John ahora?

Repuestade la IA:

P: El granjero John tenía 93 pollos. Si vendió 20 de ellos a Farmer Bill y luego compró el doble de esa cantidad, ¿cuántos pollos tiene el granjero John ahora?
R: El granjero John tenía 93 pollos inicialmente. Vendió 20 de ellos a Farmer Bill. Luego, compró el doble de los 20 que vendió, lo que serían 2 × 20 = 40 pollos adicionales. Para determinar cuántos pollos tiene ahora, sumamos los pollos que le quedaban después de vender a Farmer Bill (93 - 20 = 73) y los 40 que compró después. Por lo tanto, el granjero John tiene ahora un total de 73 + 40 = 113 pollos.

Limitaciones

Es relevante señalar que, las cadenas de pensamiento solo muestra mejoras en el desempeño cuando se aplica en modelos con aproximadamente 100 mil millones de parámetros.
En modelos más pequeños, se observaron cadenas de pensamiento ilógicas, lo que resultó en una precisión inferior en comparación con el uso de prompts estándar.

Por lo general, los modelos tienden a experimentar mejoras proporcionales en su rendimiento cuando se utiliza el enfoque de prompting CoT, dependiendo del tamaño del modelo.

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Cadena de pensamientos Zero shots

Zero-shot-CoT también fue efectivo para mejorar los resultados en tareas de aritmética, sentido común y razonamiento simbólico. Sin embargo, generalmente no fue tan efectivo como el CoT prompting. Un caso de uso importante para Zero-shot-CoT es cuando es difícil obtener ejemplos de few shot para la generación de CoT.

Es una variante del método de prompting CoT que incorpora un prompt de zero shot extremadamente sencillo.

La adición de la frase "Pensemos paso a paso." al final de una pregunta permite que los LLM generen una secuencia de pensamiento que responde a la pregunta. A partir de esta secuencia de pensamiento, es posible obtener respuestas más precisas.

Ejemplo

Prompt:

¿Me puedes calcular el área de un círculo cuyo diámetro es 20 cm.?. Pensemos paso a paso

Respuesta de la IA

¡Por supuesto! Calcularemos el área de un círculo cuyo diámetro es de 20 cm. Pensemos paso a paso.

Paso 1: Encuentra el radio del círculo.
El radio es la mitad del diámetro. En este caso, el radio sería 20 cm / 2 = 10 cm.

Paso 2: Utiliza la fórmula del área del círculo.
La fórmula para calcular el área de un círculo es: $A = \pi * r^2$, donde "A" representa el área y "r" es el radio.

Paso 3: Sustituye el valor del radio en la fórmula.
$A = \pi * (10 \text{ cm})^2$

Paso 4: Realiza el cálculo.
$A = \pi * 100 \text{ cm}^2$

Paso 5: Calcula el valor numérico.
$A \approx 314.16 \text{ cm}^2$

Por lo tanto, el área del círculo con un diámetro de 20 cm es aproximadamente 314.16 centímetros cuadrados.

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Autoconsistencia

Es una extensión de CoT que produce varias cadenas de pensamiento en lugar de una sola, y luego elige la respuesta más común como la respuesta definitiva.
Se crea un prompt utilizando el enfoque Few-Shot-CoT. Con este prompt, se generan múltiples cadenas de pensamiento de forma independiente. Luego, se obtienen respuestas de cada una de estas cadenas, y la respuesta final se determina mediante un proceso de "promediación de rutas de razonamiento". En términos prácticos, esto significa seleccionar la respuesta que se encuentra con mayor frecuencia.

Ejemplo

Prompt:

¿Me puedes explicar que fue primero, el huevo o la gallina? Pensemos paso a paso.

Repuesta 1:

La pregunta de si el huevo o la gallina fue primero es un clásico dilema filosófico y biológico. Pensemos paso a paso:

En el proceso evolutivo, las especies no surgen de repente en su forma actual. En cambio, cambian gradualmente con el tiempo debido a mutaciones genéticas aleatorias y la selección natural.
En el contexto de la evolución aviar, los primeros ancestros de las aves no eran "gallinas" en el sentido moderno. Eran aves primitivas que gradualmente evolucionaron a lo que hoy llamamos gallinas.
La evolución se produce a lo largo de generaciones sucesivas. Entonces, si retrocedemos en el tiempo lo suficiente, llegamos a un punto en el que no había una "gallina" en el sentido que conocemos, sino una especie ancestral de ave.
En ese caso, el primer huevo que contenía un pollito con las características genéticas que ahora asociamos con las gallinas debe haber sido puesto por un ave que no era una "gallina" en su forma moderna. Este huevo contenía una mutación genética que dio lugar a una nueva variante, que eventualmente evolucionaría hasta convertirse en la primera gallina.

En resumen, desde una perspectiva evolutiva, el huevo que contenía al primer pollito genéticamente identificable como una gallina fue probablemente puesto por un ancestro de las gallinas, pero no una gallina en su forma actual. Por lo tanto, el huevo precedió a la gallina en términos de evolución.

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Repuesta2:

La pregunta sobre si el huevo o la gallina fue primero es un enigma que ha intrigado a la humanidad durante mucho tiempo. Para abordarla paso a paso, podemos considerar la evolución.

1. **Origen de las especies**: La teoría de la evolución de Charles Darwin nos dice que las especies evolucionan gradualmente con el tiempo. Imaginemos una especie ancestral de aves que, a lo largo de muchas generaciones, gradualmente se transformó en lo que hoy conocemos como gallina.
2. **Puntos de cambio**: A medida que esta especie ancestral evolucionaba, en algún punto, una de las aves en la línea evolutiva tuvo una mutación genética. Esta mutación podría haber afectado la forma en que se desarrollaba su embrión.
3. **El primer huevo de gallina**: Como resultado de esta mutación genética, el embrión de esta ave, que sería considerada la primera "gallina", se desarrolló dentro de un huevo con las características genéticas que definían a una gallina. Por lo tanto, el primer huevo que contenía a un individuo que podría ser llamado "gallina" fue, en efecto, un huevo de gallina.

En resumen, según la teoría de la evolución, el huevo (con las características genéticas de una gallina) fue anterior a la gallina como la conocemos hoy. El proceso evolutivo gradual llevó al surgimiento de la primera gallina a partir de especies anteriores, y esta primera gallina nació de un huevo que tenía las características genéticas que definían a una gallina. Por lo tanto, desde esta perspectiva, el huevo fue primero.

Repuesta3:

La pregunta sobre si el huevo o la gallina fue primero es un clásico dilema filosófico y científico que ha intrigado a las personas durante mucho tiempo. Pensemos paso a paso en cómo se aborda:

1. **Origen de las aves:** La gallina, como la conocemos, es una especie de ave. Para que una gallina ponga un huevo, debe existir primero la gallina. Entonces, en este sentido, la gallina fue primero.
2. **Origen de los huevos:** Sin embargo, los científicos explican que la evolución funciona gradualmente a través de pequeñas mutaciones genéticas. Esto significa que, en algún momento de la evolución, un ave que no era exactamente una gallina puso un huevo, y el polluelo que nació de ese huevo tenía una mutación genética que lo convirtió en la primera gallina. Desde esta perspectiva, el huevo fue primero.
3. **Definición de "gallina":** Aquí está el meollo del asunto. La pregunta en sí se basa en cómo definimos una "gallina". Si definimos una "gallina" como un ave que pone huevos de gallina, entonces el huevo debe haber existido primero para que pudiéramos tener la primera gallina. Pero si definimos una "gallina" simplemente como una especie de ave en particular, entonces la gallina debe haber existido primero.

En resumen, es un dilema interesante que depende de cómo definamos las palabras y cómo veamos la evolución. Desde una perspectiva biológica, es probable que el huevo fuera primero debido al proceso evolutivo gradual.

PROMPT ENGINEERING FOUNDATION PROFESSIONAL CERTIFICATION CPEFPC™

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Conclusión:

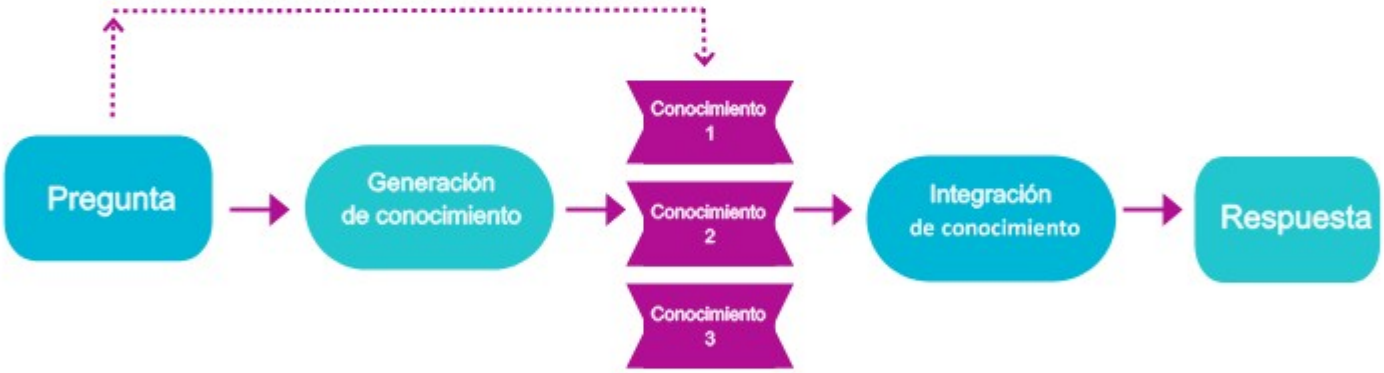
Al preguntarle tres veces al Chatbot y obtener siempre la misma respuesta: “el huevo”, y al analizar las tres respuestas encontramos consistencias. Hay una alta prpobabilidad de creeer en la respuesta.

Los prompts de autoconsistencia, han demostrado mejorar los resultados en tareas de razonamiento aritmético, de sentido común y simbólico.

Conocimiento generado

La noción central detrás del enfoque de "conocimiento generado" implica solicitar al LLM que produzca información potencialmente valiosa acerca de una pregunta o temática específica antes de generar una respuesta definitiva.

Para ilustrar, imagine que desea redactar un breve artículo sobre algún animal. Antes de requerir al LLM que componga el artículo, puede solicitar que el LLM genere algunos datos acerca del animal de interés. Esto permitirá al LLM desarrollar un artículo más enriquecido en contenido informativo. Este proceso puede llevarse a cabo de dos maneras sencillas.



CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Enfoque de un solo prompt

Ejemplo 1

Prompt:

Genera 4 hechos sobre el Los perezosos de tres dedos, luego usa estos hechos para escribir una breve publicación de blog con la información

Respuesta de ChatGPT:

Hecho 1: Los perezosos de tres dedos son conocidos por su lentitud. Pueden moverse a una velocidad promedio de solo 0.24 km/h, lo que los convierte en uno de los mamíferos más lentos del mundo.

Hecho 2: A pesar de su apariencia relajada, los perezosos de tres dedos son excelentes nadadores y pueden cruzar ríos y arroyos con facilidad.

Hecho 3: Estos perezosos tienen una dieta principalmente herbívora, y su alimento favorito son las hojas de los árboles, en especial las hojas de cecropia y guarumo.

Hecho 4: Aunque se les llama "perezosos de tres dedos", en realidad tienen tres dedos en las patas traseras, pero solo dos dedos en las patas delanteras.

Enfoque de doble prompt

En este caso, se da la instrucción de primero generar los hechos, una vez que la respuesta se ha dado, se hace la solicitud de usar esos hechos para generar un texto, blog, etc.

Este segundo enfoque puede producir contenidos más largos de forma más fiable.

Generando conocimiento

Ejemplo 1

Prompt:

"Pregunta: En una competencia de ajedrez, ¿el objetivo es obtener un puntaje total más alto que los demás? Sí o No?
Conocimiento: El objetivo del ajedrez es derrotar al oponente al poner su rey en una posición de jaque mate. El juego se juega en un tablero de 64 casillas y se compone de piezas como peones, torres, caballos, alfiles, reinas y reyes. Cada pieza tiene reglas específicas de movimiento y captura.
Explicación y Respuesta:"

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Generando conocimiento

Ejemplo 1

Respuesta de ChatGPT

Explicación y Respuesta: No, en el ajedrez, el objetivo no es obtener un puntaje total más alto que los demás, como en algunos otros juegos. En lugar de eso, el objetivo principal es poner al rey del oponente en una situación de jaque mate, lo que significa que no puede moverse sin ser amenazado. Esto garantiza la victoria en el ajedrez, independientemente del número de movimientos o piezas capturadas. El ajedrez es un juego de estrategia y habilidad en el que se busca la derrota del oponente mediante la táctica y la planificación cuidadosa de cada movimiento."

Modelos de lenguaje de Recitación aumentada

Consiste en presentar al LLM con un prompt que contenga pocos ejemplos, de manera que el modelo genere información y responda la pregunta en una sola etapa. La distinción clave en este enfoque es que el modelo recita o genera conocimiento al mismo tiempo que proporciona una respuesta a la pregunta.

Ejemplo:

Prompt:

Pregunta: ¿Quién escribió la canción "I Hate U, I Love U"?
Recitación: "I Hate U, I Love U" (estilizado en minúsculas) es una canción del cantante y rapero estadounidense Gnash con la colaboración de la cantante estadounidense Olivia O'Brien.
Respuesta: Gnash...

Pregunta: ¿Quién escribió "The School for Good and Evil"?

Respuesta de ChatGPT:

Recitación: La serie "The School for Good and Evil", fue escrita por Soman Chainani, un escritor estadounidense de origen indio. La obra ha sido traducida a más de 30 idiomas y ha vendido más de 10 millones de copias en todo el mundo.

Respuesta: Soman Chainani

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Prompting de menos a más

Least to Most (LtM)

Este enfoque lleva la técnica de CoT prompting a un nivel más profundo al dividir un problema en partes más pequeñas y abordar cada una por separado. Este enfoque se inspira en estrategias educativas del mundo real que se utilizan con niños.

De manera similar al CoT prompting, el problema inicial se divide en una serie de subproblemas que se van construyendo uno encima del otro. En una segunda fase, estos subproblemas se resuelven uno a uno. A diferencia de la cadena de pensamiento, la solución de los subproblemas anteriores se utiliza en el prompt para ayudar a resolver el siguiente problema.

Ejemplo: Respuesta a una consulta del cliente

Prompt:

CONSULTA DEL CLIENTE:
Acabo de comprar una camiseta de tu colección Arnold el 1 de marzo.
Vi que estaba en oferta, así que compré una camiseta que originalmente costaba $30
y obtuve un descuento del 40%. Vi que tienen un nuevo descuento para camisetas del 50%.
Me pregunto si puedo devolver la camiseta y tener suficiente crédito en la tienda para
comprar dos de tus camisetas.

INSTRUCCIONES:
Eres un agente de servicio al cliente encargado de responder amablemente a
las consultas de los clientes. Las devoluciones son permitidas dentro de los 30 días.
La fecha de hoy es el 29 de marzo. Actualmente, hay un descuento del 50% en todas
las camisetas. Los precios de las camisetas en tu tienda oscilan entre $18 y $100.
No inventes ninguna información sobre las políticas de descuento.
Determina si el cliente está dentro de la ventana de devolución de 30 días.

¿Qué subproblemas deben resolverse antes de responder la consulta?

Respuesta de ChatGPT

Se responde a uno o varios de los subproblemas y de esta manera el Chatbot nos puede dar una respuesta más precisa

Para determinar si el cliente está dentro de la ventana de devolución de 30 días y si tendrá suficiente crédito en la tienda para comprar dos camisetas, debemos resolver los siguientes subproblemas antes de responder la consulta:

1. Calcular cuántos días han transcurrido desde la fecha de compra (1 de marzo) hasta la fecha actual (29 de marzo).
2. Verificar si el cliente está dentro del período de devolución de 30 días a partir de la fecha de compra.
3. Calcular el crédito que el cliente tendría después de devolver la camiseta con un descuento del 40%.
4. Determinar el precio de las camisetas después del nuevo descuento del 50%.
5. Calcular cuánto costarían dos camisetas con el nuevo descuento.
6. Comparar el crédito disponible después de la devolución con el costo de dos camisetas con el nuevo descuento para determinar si el cliente puede comprarlas.

Una vez que hayamos resuelto estos subproblemas, estaremos en posición de responder la consulta del cliente de manera precisa.

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Ejemplo: Concatenación de letras

Prompt:

P: computadora, teclado
R: La última letra de "computadora" es "a". La última letra de "teclado" es "o". Entonces "computadora, teclado" es "ao".

P: ciencia, investigación
R: La última letra de "ciencia" es "a". La última letra de "investigación" es "n". Entonces "ciencia, investigación" es "an".

P: innovación, creatividad
R: La última letra de "innovación" es "n". La última letra de "creatividad" es "d". Entonces "innovación, creatividad" es "nd".

P: conocimiento, sabiduría, perspicacia
R: La última letra de "conocimiento" es "o". La última letra de "sabiduría" es "a". La última letra de "perspicacia" es "a". Entonces "conocimiento, sabiduría, perspicacia" es "oaa".

P: inteligencia, ingenio, tecnología

Respuesta de ChatGPT

R: La última letra de "inteligencia" es "a". La última letra de "ingenio" es "o". La última letra de "tecnología" es "a". Entonces "inteligencia, ingenio, tecnología" es "aoa".

Ejemplo: Generalización composicional (SCAN)

El benchmark SCAN3 requiere que el modelo convierta el lenguaje natural en secuencias de acciones. Por ejemplo, la frase "run left and walk twice" se traduciría a "TURN_LEFT + RUN + WALK * 2". Los modelos de lenguaje tienen un rendimiento especialmente deficiente cuando se enfrentan a secuencias más largas que las del conjunto de entrenamiento.

Prompt:

Q: turn left
A: "turn left" produce "TURN LEFT".

Q: turn right
A: "turn right" produce "TURN RIGHT".

Q: jump left
A: La salida de "jump left" concatena: la salida de "turn left", la salida de "jump". "turn left" produce "TURN LEFT". "jump" produce "JUMP". Entonces concatenando la salida de "turn left" y la salida de "jump" conduce a "TURN LEFT" + "JUMP". Entonces la salida de "jump left" es "TURN LEFT" + "JUMP".

Q: run right
A: La salida de "run right" concatena: la salida de "turn right", la salida de "run". "turn right" produce "TURN RIGHT". "run" produce "RUN". Entonces concatenando la salida de "turn right" y la salida de "run" conduce a "TURN RIGHT" + "RUN". Entonces la salida de "run right" es "TURN RIGHT" + "RUN".

Q: look twice
A: La salida de "look twice" concatena: la salida de "look", la salida de "look". "look" produce "LOOK". Entonces repitiendo la salida de "look" dos veces conduce a "LOOK" * 2. Entonces la

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Ejemplo:
Generalización composicional (SCAN)

Respuesta de ChatGPT

La salida de "jump around left twice after walk opposite left thrice" concatena varias instrucciones anteriores: la salida de "walk opposite left" * 3, la salida de "jump around left twice". "walk opposite left" produce "TURN LEFT" * 2 + "WALK". "jump around left twice" produce ("TURN LEFT" + "JUMP") * 2. Entonces, concatenando estas salidas, obtenemos (("TURN LEFT" * 2 + "WALK") * 3) + (("TURN LEFT" + "JUMP") * 2).

Manejando Contenido de Formato Largo

Lidiar con contenido de formato largo puede ser difícil, ya que los modelos tienen una longitud de contexto limitada. Aprendamos algunas estrategias para manejar de manera efectiva el contenido de formato largo.

Preprocesamiento del Texto

Antes de pasar el contenido de formato largo a un modelo de lenguaje, es útil preprocesar el texto para reducir su longitud y complejidad. Algunas estrategias para el preprocesamiento incluyen:

- Eliminar secciones o párrafos innecesarios que no son relevantes o que no contribuyen al mensaje principal. Esto puede ayudar a priorizar el contenido más importante.
- Resumir el texto extrayendo puntos clave o utilizando técnicas de resumen automático. Esto puede proporcionar una visión general concisa de las ideas principales.

Estos pasos de preprocesamiento pueden ayudar a reducir la longitud del contenido y mejorar la capacidad del modelo para comprender y generar respuestas.

Fragmentación y Enfoque Iterativo

En lugar de proporcionar todo el contenido de formato largo al modelo de una vez, este puede dividirse en fragmentos o secciones más pequeñas. Estos fragmentos pueden procesarse de manera individual, lo que permite que el modelo se concentre en una sección específica a la vez.

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Se puede adoptar un enfoque iterativo para manejar el contenido de formato largo. El modelo puede generar respuestas para cada fragmento de texto, y la salida generada puede servir como parte de la entrada con el siguiente fragmento. De esta manera, la conversación con el modelo de lenguaje puede avanzar paso a paso, gestionando eficazmente la longitud de la conversación.

Postprocesamiento y Refinación de Respuestas

Las respuestas iniciales generadas por el modelo pueden ser extensas o contener información innecesaria. Es importante realizar un postprocesamiento en estas respuestas para refinarlas y condensarlas.

Algunas técnicas de postprocesamiento incluyen:

- Eliminar información redundante o repetitiva.
- Extraer las partes más relevantes de la respuesta.
- Reorganizar la respuesta para mejorar la claridad y coherencia.

Al refinar las respuestas, el contenido generado puede hacerse más conciso y más fácil de entender.

Utilización de asistentes de inteligencia artificial con soporte para contextos más extensos

Aunque algunos modelos de lenguaje tienen una longitud de contexto limitada, existen asistentes de inteligencia artificial como GPT-4 de OpenAI y Claude de Anthropic que admiten conversaciones más largas. Estos asistentes pueden manejar contenido de formato largo de manera más efectiva y proporcionar respuestas más precisas sin necesidad de soluciones complejas.

Bibliotecas de código

Bibliotecas de Python como Llama Index y Langchain pueden ser utilizadas para trabajar con contenido de formato largo. En particular, GPT Index puede "indexar" el contenido en partes más pequeñas y luego realizar una búsqueda vectorial para encontrar la parte más relevante del contenido y utilizarla exclusivamente. Langchain puede realizar resúmenes recursivos sobre fragmentos de texto, en los cuales resume un fragmento e incluye eso en el prompt con el siguiente fragmento a resumir.

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Revisando Roles

Crear un rol automático

Prompt:

Escribe un rol/una biografía sobre un profesor de matemática de secundaria de México

Respuesta de ChatGPT:

El Profesor Carlos Rodríguez es un distinguido educador de matemáticas con una vasta experiencia en la enseñanza secundaria en México. Su historia en el mundo de las matemáticas es una inspiración para sus estudiantes y colegas por igual.

Carlos Rodríguez nació en una familia dedicada a la educación en la histórica ciudad de Guadalajara, Jalisco. Desde temprana edad, mostró un interés innato por los números y las formas, resolviendo rompecabezas matemáticos y acertijos de lógica mucho antes de ingresar a la escuela secundaria. Este amor por las matemáticas lo llevó a seguir una carrera en esta disciplina.

Después de completar sus estudios de licenciatura en Matemáticas en la Universidad de Guadalajara, el Profesor Rodríguez decidió dedicarse a la enseñanza secundaria. Desde entonces, ha trabajado incansablemente para hacer que las matemáticas sean accesibles y emocionantes para sus estudiantes.

Carlos es conocido por su enfoque creativo en el aula. Utiliza juegos, desafíos y aplicaciones prácticas para enseñar conceptos matemáticos, lo que hace que sus clases sean dinámicas y atractivas. Ha ganado varios premios locales y nacionales por su excelencia en la enseñanza y ha participado en programas de desarrollo profesional para maestros.

El Profesor Carlos Rodríguez no solo es un maestro de matemáticas sino también un mentor y guía para sus estudiantes, alentándolos a explorar el maravilloso mundo de las matemáticas y descubrir su potencial en esta disciplina. Su pasión por la enseñanza y su dedicación a la educación han dejado una marca perdurable en la comunidad educativa de México.

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.

Formato del prompt

El formato en un prompt es crucial. Instruye al LLM sobre cómo estructurar su respuesta. Por ejemplo, si los ejemplos utilizan palabras en mayúsculas como respuestas, el LLM hará lo mismo, incluso si las respuestas proporcionadas son incorrectas.

	Prompt:	Respuesta
Ejemplo 1:	Puedes responderme la última pregunta: P: ¿Cuál es la capital de Francia? R: MOSCOW P: ¿Cuál es la capital de Alemania? R:PARIS P:¿Cuál es la Capital de Argentina? R: Londres P: ¿Cuál es la Capital de Italia?	P: ¿Cuál es la capital de Italia? R: ROMA

A pesar de las respuestas incorrectas, el LLM formatea correctamente su respuesta en letras mayúsculas.

CERTIPROF® is a registered trademark of CertiProf, LLC in the United States and/or other countries.