```
import os
import json
import pandas
def json_extract(result):
   return json.loads(re.sub(r"\`{3}(json)?", "", result))
def articulo_cientifico_info(client, articulo_titulo, target_language, namespace="articulo_report"):
   os.makedirs(namespace, exist_ok=True)
 prompt1 = f"""
 Eres un asistente experto en extracción de información de artículos científicos.
 Dado el siguiente título exacto de un artículo, genera un JSON con:
 - "Title"
 - "DOI"
 - "Abstract"
 NO inventes información.
 Título del artículo:
 {articulo_titulo}
 Devuelve solo el JSON, sin texto adicional ni formato de bloque de código.
 """.strip()
 response1 = client.responses.create(model="gpt-5-mini", input=prompt1)
 with open(f"{namespace}/response1.txt", "w") as file:
     file.write(response1.output_text)
 articulo_info = json_extract(response1.output_text)
```

with open(f"{namespace}/articulo_info.json", "w") as f:

json.dump(articulo_info, f, indent=4, ensure_ascii=False)

```
prompt2 = f""
Eres un experto en perfiles de autores científicos.
Tu conocimiento llega hasta 2024.
{articulo titulo}
Devuelve solo el JSON, sin texto adicional ni formato de bloque de código. """.strip()
response2 = client.responses.create(model="gpt-5-mini", input=prompt2)
with open(f"{namespace}/response2.txt", "w") as file:
    file.write(response2.output_text)
autores = json extract(response2.output text)
# 3. Lista de 10 palabras clave
prompt3 = f"""
Dado el siguiente artículo científico, genera un JSON con 10 palabras clave que describan su contenido.
   "Meaning" (el significado en "{target_language}").
{articulo_titulo}
```

""".strip()

response3 = client.responses.create(model="gpt-5-mini", input=prompt3)

json.dump(palabras_clave, f, indent=4, ensure_ascii=False)

with open(f"{namespace}/response3.txt", "w") as file:

palabras_clave = json_extract(response3.output_text)

with open(f"{namespace}/palabras_clave.json", "w") as f:

file.write(response3.output_text)

```
# 4. Resumen traducido

prompt4 = f"""

Genera un resumen conciso y breve del siguiente artículo científico.

Si no recuerdas el resumen exacto, describe de manera aproximada el contenido general del artículo basándote en tu conocimiento sobre el tema.

Solo responde con "No disponible" si no tienes absolutamente ninguna información.

Iítulo del artículo:
===

{articulo_titulo}
===

Resumen traducido al {target_language}.
""".strip()

response4 = client.responses.create(model="gpt-5-mini", input=prompt4)
with open(f"{namespace}/response4.txt", "w") as file:
    file.write(response4.output_text)

with open(f"{namespace}/resumen_traducido.txt", "w") as f:
    f.write(response4.output_text)
```

```
titulo_articulo = "Attention Is All You Need"
idioma_usuario = "french"

articulo_cientifico_info(client, titulo_articulo, idioma_usuario)

titulo_articulo = "Super-twisting algorithm for second order sliding mode control"
idioma_usuario = "spanish"

articulo_cientifico_info(client, titulo_articulo, idioma_usuario)

titulo_articulo = "Consensus and cooperation in networked multi-agent systems"
idioma_usuario = "english"

articulo_cientifico_info(client, titulo_articulo, idioma_usuario)

titulo_articulo = "Deep Residual Learning for Image Recognition"
idioma_usuario = "japanese"

articulo_cientifico_info(client, titulo_articulo, idioma_usuario)
```

Attention Is All You Need (Frances)

```
articulo_infojson X

1 {
2    "Title": "Attention Is All You Need",
3    "Year": 2017,
4    "DOI": "10.5555/3295222.3295349",
5    "Abstract": "The dominant sequence transduction models are based on complex recurrent or convolutional neural networks that include an encoder and a decoder. The best performing models also connect the encoder 6    "MAW": "https://doi.org/10.5555/3295222.3295349"
7 }
```

autores_info.csv >	(
Austra	H-index		1 to 8 of 8 entries
Author		Topics	Organization
Ashish Vaswani	45	['Apprentissage profond', "Architectures d'attention", 'Traitement du langage naturel']	Google Brain (probable)
Noam Shazeer	50	['Apprentissage profond', 'Modèles de langage', 'Optimisation des modèles']	Google Brain (probable)
Niki Parmar	30	['Traitement du langage naturel', 'Apprentissage profond', 'Vision par ordinateur']	Google Brain (probable)
Jakob Uszkoreit	55	['Traitement du langage naturel', 'Systèmes de recherche', 'Apprentissage automatique']	Google Brain / Google Research (probable)
Llion Jones	28	['Apprentissage profond', 'Traitement du langage naturel', 'Systèmes distribués']	Google Brain (probable)
Aidan N. Gomez	32	['Apprentissage profond', 'Théorie des modèles', 'Traitement du langage naturel']	University of Toronto (probable)
Lukasz Kaiser	50	['Apprentissage profond', 'Traitement du langage naturel', 'Algorithmes et optimisation']	Google Brain (probable)
Illia Polosukhin	22	['Traitement du langage naturel', 'Apprentissage profond', 'Blockchain']	NEAR Protocol / entrepreneur (probable)
Show 10 v per page	:		

```
ejemplos_aplicacion;son X

| Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;son X | Templos_aplicacion;
```

```
palabras_clave.json X
1 [
          "Key Word": "Transformer",
          "Meaning": "Architecture de réseau neuronal basée sur l'attention pour le traitement de séquences, remplaçant les RNN/BiRNN."
          "Key Word": "Self-attention",
          "Meaning": "Mécanisme permettant à chaque position d'une séquence de pondérer et intégrer les informations des autres positions."
10
          "Key Word": "Encoder-Decoder",
          "Meaning": "Architecture composée d'un encodeur pour représenter l'entrée et d'un décodeur pour générer la sortie séquentielle."
          "Key Word": "Multi-head attention",
          "Meaning": "Technique qui exécute plusieurs mécanismes d'attention en parallèle pour capturer diverses relations contextuelles."
          "Key Word": "Positional encoding",
          "Meaning": "Codage ajouté aux embeddings pour injecter l'information de position dans un modèle sans récursivité."
          "Key Word": "Sequence-to-sequence",
          "Meaning": "Tâche ou paradigme transformant une séquence d'entrée en une séquence de sortie (ex. traduction, résumé)."
          "Key Word": "Layer normalization",
          "Meaning": "Méthode de normalisation appliquée aux couches pour stabiliser et accélérer l'entraînement des réseaux profonds."
          "Key Word": "Scaled dot-product attention",
          "Meaning": "Forme d'attention calculée par produit scalaire entre requêtes et clés, mise à l'échelle avant softmax."
          "Key Word": "Parallelization",
          "Meaning": "Capacité du modèle à exploiter le parallélisme pour accélérer l'entraînement et l'inférence par rapport aux RNN."
          "Key Word": "Machine translation",
          "Meaning": "Application principale illustrée dans l'article : traduction automatique de textes entre langues."
40
42 ]
```

resumen_traducido.txt X

1 Liarticle présente le Transformer, une architecture basée uniquement sur des mécanismes diattention (self-attention et multi-head attention) sans recours aux réseaux récurrents ni aux convolutions.

2 Il introduit le scaled dot-product attention, des encodages positionnels et une pile encodeur décodeur, ce qui permet un parallélisme et une efficacité dientrainement supérieurs.

3 Les auteurs démontrent des résultats de pointe en traduction automatique (WMT) avec des temps d'entrainement réduits, ouvrant la voie à de nombreuses avancées en traitement du langage naturel.

Super-twisting algorithm for second order sliding mode control (Español)

```
articulo_info.json X

1 {
2     "Title": "Super-twisting algorithm for second order sliding mode control",
3     "Year": null,
4     "DOI": null,
5     "Abstract": null,
6     "WWW": null
7 }
```



```
### supplies in the provided of the provided o
```

resumen traducido.txt >

1 El artículo presenta el algoritmo "super-twisting" como una estrategia de control por modo deslizante de segundo orden que logra la convergencia en tiempo finito de la variable de deslizamiento y su derivada 2 sin imponer una ley de control discontinuo. Se expone la estructura del algoritmo, condiciones de diseño de ganancias y demostraciones de estabilidad y robustez frente a perturbaciones acotadas 3 (mediante argumentos de tipo Lyapunov). Se discuten ventajas principales, como la reducción del chattering respecto al control por modo deslizante clásico, y se incluyen ejemplos numéricos/simulaciones 4 que ilustran su desempeño.

Consensus and cooperation in networked multi-agent systems (Inglés)

```
articulo_info.json X

1 {
2     "Title": "Consensus and cooperation in networked multi-agent systems",
3     "Year": 2007,
4     "DOI": "10.1109/JPROC.2006.887293",
5     "Abstract": null,
6     "WWW": "https://doi.org/10.1109/JPROC.2006.887293"
7 }
```

autores_info.csv ×	_		•••			
			1 to 3 of 3 entries Filter			
Author	H-index	Topics	Organization			
Reza Olfati-Saber	50	['Multi-agent systems', 'Consensus algorithms', 'Networked control systems']	Dartmouth College (Thayer School of Engineering)			
J. Alex Fax	20	['Distributed control', 'Consensus and coordination', 'Networked estimation']	Sandia National Laboratories			
Richard M. Murray	85	['Control theory', 'Networked multi-agent systems', 'Robotics and systems biology']	California Institute of Technology (Caltech)			
Show 10 ∨ per page						

```
palabras_clave.json X
 1 [
           "Key Word": "Consenso",
           "Meaning": "Agreement among agents on a common value or state"
           "Key Word": "Cooperación",
           "Meaning": "Collaborative behavior to achieve shared objectives"
           "Key Word": "Sistemas multiagente",
           "Meaning": "Systems composed of multiple interacting agents"
           "Key Word": "Topología de red",
           "Meaning": "Graph structure defining agent interconnections"
           "Key Word": "Protocolos distribuidos",
           "Meaning": "Algorithms executed locally by agents to achieve global objectives"
20
           "Key Word": "Laplaciano de grafo",
           "Meaning": "Matrix capturing network connectivity and affecting consensus dynamics"
           "Key Word": "Sincronización",
           "Meaning": "Alignment of agent states or trajectories over time"
           "Key Word": "Convergencia y tasa de convergencia",
           "Meaning": "Convergence behavior and speed toward agreement"
           "Key Word": "Robustez y tolerancia a fallos",
           "Meaning": "System resilience to disturbances, noise, and agent/link failures"
           "Key Word": "Retrasos temporales y topologías cambiantes",
40
           "Meaning": "Communication delays and time-varying network topologies affecting coordination"
42 ]
```

resumen_traducido.txt X

```
1 This paper is a comprehensive survey of distributed consensus algorithms and cooperative control for networked multipagent systems.
```

Deep Residual Learning for Image Recognition (Japones)

```
articulo_info_ion X

| Title": "Deep Residual Learning for Image Recognition",
| "Year": 2016,
| "Toul": "10.1109/CVPR.2016.90",
| "Abstract": "Deep re neural networks are more difficult to train. We present a residual learning framework to ease the training of networks that are substantially deeper than those used previously. We explicitly reformulate the layers as learning residual for "MAM": "https://doi.org/10.1109/CVPR.2016.90"

| "MAM": "https://doi.org/10.1109/CVPR.2016.90"
```

² It formulates agent interactions with graph theory and analyzes continuous- and discrete-time consensus protocols, giving connectivity and spectral conditions 3 (e.g., spanning trees, Laplacian eigenvalues) that guarantee convergence. The authors treat practical complications such as directed and switching topologies,

⁴ communication delays, noise, and higher order dynamics, and discuss performance, robustness, and convergence rates. Extensions and applications reviewed include 5 formation control, rendezvous, flocking, distributed estimation/optimization, and coordination in sensor and robotic networks.

autores_info.csv ×								
Author	H-index	Topics	1 to 4 of 4 entries Filter Organization					
Kaiming He	95	['コンピュータビジョン', '深層学習', '画像認識']	Microsoft Research (MSR)					
Xiangyu Zhang	35	[深層学習', 'コンピュータビジョン', '畳み込みニューラルネットワーク']	Microsoft Research (MSR)					
Shaoqing Ren	55	['物体検出', 'コンピュータビジョン', '深層学習']	Microsoft Research (MSR)					
Jian Sun	70	['コンピュータビジョン', '機械学習', '画像解析']	Megvii (Face++)					
Show 10 ✓ per page								

```
palabras clave.json X
1 [
         "Key Word": "Residual Learning",
         "Meaning": "残差学習(入力と出力の差分を学習する手法)"
         "Key Word": "ResNet",
         "Meaning": "ResNet (深い残差学習に基づくネットワークアーキテクチャ)"
10
         "Key Word": "Skip Connections",
11
         "Meaning": "スキップ接続 (層をまたいで恒等マッピングを伝える接続) "
12
13
14
         "Key Word": "Deep Neural Networks",
         "Meaning": "深層ニューラルネットワーク(多数の層を持つ学習モデル)"
17
18
         "Key Word": "Image Recognition",
19
         "Meaning": "画像認識 (画像から物体やカテゴリを識別するタスク)"
20
     3,
         "Key Word": "Vanishing Gradient",
23
         "Meaning": "勾配消失 (深いネットワークで勾配が極小となり学習困難になる現象) "
24
25
26
         "Key Word": "Batch Normalization",
27
         "Meaning": "バッチ正規化 (内部共変量シフトを抑え学習を安定化する手法) "
28
29
30
         "Key Word": "Convolutional Neural Network",
         "Meaning": "豊み込みニューラルネットワーク(画像処理に有効な豊み込み層を持つモデル)"
         "Key Word": "ImageNet",
         "Meaning": "ImageNet (大規模画像データセットおよび分類コンペのベンチマーク)"
38
         "Key Word": "Network Depth",
         "Meaning": "ネットワークの深さ(層の数、深さの増加が表現力と学習課題に影響する)"
40
41
42
```

resumen_traducido.txt X

¹ 本論文は、残差学習 (residual learning) という手法を提案し、ショートカット (スキップ) 接続で入力を出力に直接足し合わせる残差プロックを導入することで、 2 非常に深い畳み込みニューラルネットワークの学習を容易にすることを示しています。これにより、50層 / 101層 / 152層といった深いモデルでも訓練誤差の低下が可能になり、

² 非形に泳い宣が込みニューブルイットワークの学音を各易にすることを示しています。これにより、50億/152億というだ泳いモデルでも副線送差の低下が可能になり、 3 |mageNetやCIFAR等で当時の最先端精度を達成 (ILSVRC 2015で優勝) しました。実装はReLUとバッチ正規化を用い、残差接続により勾配消失問題や最適化の難しさを緩和します。