


```

        "Content-Type": "application/json",
        "Accept": "application/json",
        "Authorization": f"Bearer {api_key}"
    }
    data = {
        "model": model,
        "input": texts
    }

    try:
        response = requests.post(url, headers=headers, json=data)
        response.raise_for_status()
        response_json = response.json()
        if response_json and "data" in response_json:
            embeddings = [item["embedding"] for item in response_json["data"]]
            return embeddings
        else:
            print(f"API : {response_json}")
            return None
    except requests.exceptions.RequestException as e:
        print(f"API : {e}")
        if e.response:
            print(f": {e.response.status_code}")
            print(f": {e.response.text}")
        return None

def calculate_similarity(emb1, emb2):
    """
    Calculate the similarity between two embeddings.

    Args:
        emb1 (list): First embedding.
        emb2 (list): Second embedding.

    Returns:
        float: Similarity score.

    """
    return np.dot(emb1, emb2)

if __name__ == "__main__":

```

```

#
texts = [
    "          Python.",
    "Python          ". ,
    "          ".

[

#

embeddings = call_mistral_embeddings_api(texts)
if embeddings:
    #
    print(f"      :      }len(embeddings[0])}")

    #
    sim_12 = calculate_similarity(embeddings[0], embeddings[1])
    sim_13 = calculate_similarity(embeddings[0], embeddings[2])
    sim_23 = calculate_similarity(embeddings[1], embeddings[2])

    #
    print(f"\n      ":      (
    print(f"      :1 '{texts[0]}'")
    print(f"      :2 '{texts[1]}'")
    print(f"      :3 '{texts[2]}'")
    print(f"\n          1      :2 {sim_12:.4f}")
    print(f"          1      :3 {sim_13:.4f}")
    print(f"          2      :3 {sim_23:.4f}")

```

التشغيل لني فية

1. مفتاح تعي ي ن :

```
export MISTRAL_API_KEY="your_api_key_here"
```

2. واجراه: embedding_example.py باسم الم مثال، سبيل على الكود احفظ: واجراه حفظ

```
python embedding_example.py
```

المتوقع النتائج

المرجعة: التضمينات على تمت المد الدقيقة القيم هذا مثل النتائج ستشاهد، استدعاء نجاح حال في

: 1024

```
:
:1 ' Python.'
:2 'Python . '
:3 ' . '
```

```
1 :2 0.9200
1 :3 0.6500
2 :3 0.6700
```

الشرح

النهائية نقطة `call_mistral_embeddings_api` دالة تقوم: `https://api.mistral.ai/v1/embedding` إلى `Python` طلب بإرسال `mistral-embed` ونموذج النص من قائمة مرسلات `"data"`.

يتم المدخل. للنص الدلالي المحتوي يمثل، `np.dot` وثائق `1024` أبعاد ذو متجه هو تضمين لكل: التضمينات `1` عيار إلى التضمينات تعيير.

يساوي التضمينات من اثنين بين `np.dot` النقطي الضرب فإن معياري، التضمينات لأن نظرًا: التشابه حساب أكبر: دلالي تشابه إلى تشير الأعلى القيم الكوسيني. تشابههم

سبيل أعلى مرتفعًا تشابههم يكون أن يجب لذلك، `0.92` المثال، `1` النص `2` والنص `1` النص `0.92`.

المثال، سبيل أعلى أقل تشابههم يكون أن يجب لذلك الطقس، عن والآخر البرمجة عن أحدهم `3` والنص `1` النص `0.65`.

الموضوعات. في الاختلاف بسبب أقل تشابه مشابه، نمط `3` والنص `2` النص `0.65`.

إضافية استخدام حالات

الشريحة النصوص تجميع: التجميع `python` `from sklearn.cluster import KMeans` `kmeans = KMeans(n_clusters=2).fit(np.array(embeddings))` `print(kmeans.labels_)` التجميع: التجميع `python` `query = " Python."` `query_emb = call_mistral_embeddings_api(query)` `similarities = [calculate_similarity(query_emb, emb) for emb in embeddings]` `most_similar = texts[np.argmax(similarities)]` `print(f" : '{most_similar}'")` التجميع: التجميع `python` `query = " Python."` `query_emb = call_mistral_embeddings_api(query)` `similarities = [calculate_similarity(query_emb, emb) for emb in embeddings]` `most_similar = texts[np.argmax(similarities)]` `print(f" : '{most_similar}'")`

ملاحظات

إضافية. نماذج أو تحديثات على للحصول الوثائق من تحقيق للتضمينات. مخصص `"mistral-embed"` النموذج: النموذج `1` النص `2` والنص `1` النص `0.92`.

أو ؟؟؟؟ مثل الموجهات بيانات قواعد مع بالدمج قم واسع، نطاق على التشرابه عن للبحث :المتقدمة التطبيقات
؟؟؟؟.

تغريير خلال من المقدم الكود بنية مع للتكيف قابلية، للمستريال التضمينات لاستخدام عملية مقدمة المثال هذا يقدم ال بيانات. وتنسيق النهاية نقطة