PharmApp Suite

Al for Drug Discovery and Development



Copyright 2025 | Nghiên Cứu Thuốc | www.nghiencuuthuoc.com | Zalo: +84888999311 |

Topic: So sánh khung hóa học ChEMBL với thuốc FDA

Tuyệt vời! Tôi rất vui được hỗ trợ bạn trong dự án phân tích dữ liệu Chembl 35 này. Với vai trò là một chuyên gia nghiên cứu và phát triển dược học, tôi hiểu rõ tầm quan trong của việc khai thác dữ liêu Chembl để tìm kiếm các ứng viên tiềm năng cho thuốc mới.

Dưới đây là phân tích chi tiết, hướng dẫn song ngữ, code mẫu SQL và Python, cùng với các ví dụ cụ thể để giúp ban triển khai dư án một cách hiệu quả:

1. Phân tích Mô hình (Analysis Model)

Muc tiêu của chủ đề "Topic CheMBL 35 20" là gì? (What is the objective of "Topic CheMBL 35 20"?)

Trước khi đi sâu vào code, chúng ta cần xác định rõ mục tiêu của chủ đề "Topic CheMBL 35 20". Ví du, ban có thể muốn:

- **Dự đoán hoạt tính của các hợp chất:** Xây dựng mô hình dự đoán hoạt tính (ví dụ: IC50, Ki) của các hợp chất dưa trên cấu trúc hóa học của chúng. (Predict compound activity: Build a model to predict the activity (e.g., IC50, Ki) of compounds based on their chemical structure.)
- Tìm kiếm các hợp chất tương tự: Xác định các hợp chất có cấu trúc tương tư với một hợp chất mục tiêu và có khả năng có hoạt tính tương tư. (Search for similar compounds: Identify compounds with similar structures to a target compound and likely to have similar activity.)
- Phân tích mối quan hệ cấu trúc-hoat tính (SAR): Tìm hiểu mối quan hệ giữa cấu trúc hóa học của các hợp chất và hoạt tính sinh học của chúng. (Structure-Activity Relationship (SAR) Analysis: Understand the relationship between the chemical structure of compounds and their biological activity.)
- **Xây dựng mô hình OSAR:** Xây dựng mô hình định lương mối quan hệ cấu trúc-hoat tính (QSAR) để dư đoán hoat tính của các hợp chất mới. (Build QSAR model: Building a quantitative structure-activity relationship (QSAR) model to predict the activity of new compounds.)

Dưa trên mục tiêu này, chúng ta sẽ chon các phương pháp và kỹ thuật phân tích phù hợp.

Ví du (Example): Giả sử mục tiêu của ban là dư đoán hoạt tính IC50 của các hợp chất đối với một mục tiêu cụ thể (ví dụ: enzyme).

Mô hình phân tích (Analysis Model):

- 1. **Trích xuất dữ liệu:** Lấy dữ liêu từ cơ sở dữ liêu Chembl, bao gồm thông tin về cấu trúc hóa học (SMILES) và hoat tính IC50 của các hợp chất. (Extract data: Retrieve data from the Chembl database, including information on chemical structure (SMILES) and IC50 activity of compounds.)
- 2. **Tiền xử lý dữ liệu:** Làm sạch và chuẩn hóa dữ liệu, loại bỏ các giá trị ngoại lệ và xử lý các giá tri bi thiếu. (Data preprocessing: Clean and standardize the data, remove outliers, and handle missing values.)
- 3. **Tính toán các đặc trưng (Features):** Sử dụng RDKit để tính toán các đặc trưng hóa học từ cấu trúc SMILES, chẳng han như trong lương phân tử, đô tan, số lương liên kết, v.v. (Calculate features: Use RDKit to calculate chemical features from SMILES structures, such as molecular weight, solubility, number of bonds, etc.)
- 4. **Xây dựng mô hình:** Sử dụng các thuật toán học máy (ví dụ: Random Forest, Support Vector Machine) để xây dưng mô hình dư đoán IC50 dưa trên các đặc trưng đã tính toán. (Build a

- model: Use machine learning algorithms (e.g., Random Forest, Support Vector Machine) to build a model to predict IC50 based on the calculated features.)
- 5. **Đánh giá mô hình:** Đánh giá hiệu suất của mô hình bằng cách sử dụng các chỉ số phù hợp (ví dụ: R-squared, RMSE). (Evaluate the model: Evaluate the performance of the model using appropriate metrics (e.g., R-squared, RMSE).)

2. Hướng dẫn Song ngữ (Bilingual Instructions)

Dưới đây là hướng dẫn song ngữ về cách thực hiện từng bước trong mô hình phân tích:

Bước (Step)	Tiếng Anh (English)	Tiếng Việt (Vietnamese)
1. Trích xuất dữ liệu (Data Extraction)	Extract relevant data from the Chembl database using SQL queries.	Trích xuất dữ liệu liên quan từ cơ sở dữ liệu Chembl bằng cách sử dụng các truy vấn SQL.
2. Tiền xử lý dữ liệu (Data Preprocessi ng)	Clean and prepare the data for analysis, handling missing values and outliers.	Làm sạch và chuẩn bị dữ liệu cho phân tích, xử lý các giá trị bị thiếu và ngoại lệ.
3. Tính toán đặc trưng (Feature Calculation)	Use RDKit to calculate molecular descriptors from SMILES strings.	Sử dụng RDKit để tính toán các đặc trưng phân tử từ chuỗi SMILES.
4. Xây dựng mô hình (Model Building)	Train a machine learning model to predict IC50 values based on the calculated features.	Huấn luyện một mô hình học máy để dự đoán giá trị IC50 dựa trên các đặc trưng đã tính toán.
5. Đánh giá mô hình (Model Evaluation)	Evaluate the model's performance using metrics like R-squared and RMSE.	Đánh giá hiệu suất của mô hình bằng cách sử dụng các chỉ số như R-squared và RMSE.

3. Code Mẫu SQL (SQL Code Example)

```
-- Lấy 100 dòng dữ liệu từ bảng activities và molecule_dictionary
-- Get 100 rows of data from the activities and molecule_dictionary tables
SELECT act.molregno, md.chembl_id, act.standard_type, act.standard_value,
act.standard_units, md.structure
FROM activities act
JOIN molecule_dictionary md ON act.molregno = md.molregno
WHERE act.standard_type = 'IC50'
AND act.standard_units = 'nM'
AND act.standard_value IS NOT NULL
AND act.standard_value::text ~ '^[0-9\.]+$' --Sửa Lỗi a
LIMIT 100;
```

Giải thích (Explanation):

- Câu truy vấn này lấy dữ liệu từ hai bảng activities và molecule_dictionary. (This query retrieves data from the activities and molecule_dictionary tables.)
- Nó lọc dữ liệu để chỉ lấy các hoạt động có loại IC50 và đơn vị nM. (It filters the data to only include activities with type IC50 and units nM.)
- act.standard_value::text ~ '^[0-9\.]+\$' Ép kiểu standard_value sang text trước khi so sánh

• Giới hạn kết quả trả về 100 dòng. (Limits the result to 100 rows.)

4. Code Mẫu Python (Python Code Example)

```
import os
import pandas as pd
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import Descriptors
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score
import numpy as np
import psycopg2
# Cấu hình kết nối database (Database connection configuration)
db_params = {
    'host': '192.168.206.136',
    'user': 'rd',
    'password': 'rd',
    'database': 'chembl 35',
    'port': 5432 # Cổng mặc định của PostgreSQL (Default PostgreSQL port)
}
# Hàm kết nối database (Database connection function)
def connect to db(params):
    try:
        conn = psycopg2.connect(**params)
        print("Connected to the database successfully!")
        return conn
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Unable to connect to the database: {e}")
# Hàm Lấy dữ liệu từ database (Function to retrieve data from the database)
def fetch_data(conn, query, limit=100):
    try:
        cur = conn.cursor()
        cur.execute(query)
        data = cur.fetchmany(limit) # Lấy số Lượng bản ghi giới hạn (Fetch Limited
number of records)
        columns = [desc[0] for desc in cur.description]
        df = pd.DataFrame(data, columns=columns)
        print("Data fetched successfully!")
        return df
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Error fetching data: {e}")
        return None
# Hàm tính toán đặc trưng phân tử sử dụng RDKit (Function to calculate molecular
features using RDKit)
def calculate descriptors(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
    if mol is None:
        return None
    descriptors = {}
    for name, func in Descriptors.descList:
        try:
            descriptors[name] = func(mol)
        except:
            descriptors[name] = None
```

```
return descriptors
```

```
# Hàm tiền xử lý dữ liệu (Data preprocessing function)
def preprocess data(df):
    # Xử lý dữ liệu bị thiếu (Handle missing data)
    df = df.dropna(subset=['standard_value', 'structure'])
    df['standard_value'] = pd.to_numeric(df['standard_value'], errors='coerce')
    df = df.dropna(subset=['standard_value'])
    df = df[df['standard_value'] > 0]
    df = df[df['standard value'] < 100000]</pre>
    return df
# Kết nối tới database (Connect to the database)
conn = connect_to_db(db_params)
if conn:
    # Truy vấn SQL để lấy dữ liệu (SQL query to retrieve data)
    query = """
    SELECT act.molregno, md.chembl id, act.standard type, act.standard value,
act.standard_units, md.structure
    FROM activities act
    JOIN molecule dictionary md ON act.molregno = md.molregno
    WHERE act.standard type = 'IC50'
      AND act.standard_units = 'nM'
      AND act.standard_value IS NOT NULL
     AND act.standard value::text ~ '^[0-9\.]+$'
    # Lấy dữ liệu từ database (Fetch data from the database)
    df = fetch_data(conn, query)
    conn.close()
    if df is not None:
        # Tiền xử lý dữ liệu (Preprocess the data)
        df = preprocess data(df.copy())
        # Tính toán đặc trưng (Calculate features)
        descriptors list = []
        for smiles in df['structure']:
            descriptors = calculate_descriptors(smiles)
            descriptors_list.append(descriptors)
        # Chuyển đổi danh sách các đặc trưng thành DataFrame (Convert the List of
features into a DataFrame)
        descriptors_df = pd.DataFrame(descriptors_list)
        # Loại bỏ các cột có quá nhiều qiá trị thiếu (Remove columns with too many
missing values)
        descriptors_df = descriptors_df.dropna(axis=1, thresh=len(descriptors_df) *
0.8)
        # Điền giá trị thiếu bằng giá trị trung bình của cột (Fill missing values with
the mean of the column)
        descriptors df = descriptors df.fillna(descriptors df.mean())
        # Kết hợp các đặc trưng với DataFrame chính (Combine the features with the
main DataFrame)
        df = pd.concat([df, descriptors_df], axis=1)
        # Chia dữ liệu thành tập huấn luyện và tập kiểm tra (Split the data into
```

```
training and test sets)
        X = df.drop(columns=['molregno', 'chembl_id', 'standard_type',
'standard_value', 'standard_units', 'structure'])
        y = np.log10(df['standard_value'])
        X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random state=42)
        # Đảm bảo không có giá trị NaN trong dữ liệu huấn luyện (Ensure there are no
NaN values in the training data)
        X train = np.nan to num(X train)
        X test = np.nan to num(X test)
        # Huấn Luyện mô hình Random Forest (Train a Random Forest model)
        model = RandomForestRegressor(n_estimators=100, random_state=42)
        model.fit(X train, y train)
        # Dự đoán trên tập kiểm tra (Predict on the test set)
        y_pred = model.predict(X_test)
        # Đánh qiá mô hình (Evaluate the model)
        mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
        r2 = r2_score(y_test, y_pred)
        print(f'Mean Squared Error: {mse}')
        print(f'R-squared: {r2}')
```

Giải thích (Explanation):

- Đoạn code này kết nối đến cơ sở dữ liệu Chembl bằng thư viện psycopg2. (This code connects to the Chembl database using the psycopg2 library.)
- Sử dụng RDKit để tính toán các đặc trưng hóa học từ cấu trúc SMILES. (Uses RDKit to calculate chemical features from SMILES structures.)
- Xây dựng mô hình Random Forest để dự đoán hoạt tính IC50. (Builds a Random Forest model to predict IC50 activity.)
- Đánh giá hiệu suất của mô hình bằng cách sử dụng MSE và R-squared. (Evaluates the model's performance using MSE and R-squared.)

Lưu ý (Note):

- Bạn cần cài đặt các thư viện cần thiết: rdkit, scikit-learn, pandas, psycopg2. (You need to install the necessary libraries: rdkit, scikit-learn, pandas, psycopg2.)
- Hãy thay đổi đường dẫn đến cơ sở dữ liệu và các tham số khác cho phù hợp với môi trường của bạn. (Change the path to the database and other parameters to suit your environment.)
- Code này chỉ là một ví dụ đơn giản, bạn có thể tùy chỉnh và cải thiện nó để phù hợp với nhu cầu cụ thể của dự án. (This code is just a simple example, you can customize and improve it to suit the specific needs of the project.)
- Đã sửa lỗi ERROR: operator does not exist: numeric ~ unknown bằng cách ép kiểu dữ liệu về text trước khi so sánh.
- Không cần sửa lỗi squared=False vì scikit-learn đã được nâng cấp.

5. Ví dụ Code SQL và Python Mẫu (Sample SQL and Python Code Examples)

Dưới đây là 5 ví dụ code SQL và Python mẫu, mỗi ví dụ tập trung vào một khía cạnh khác nhau của việc phân tích dữ liệu Chembl:

Ví du 1: Loc các hợp chất có hoạt tính cao (Filtering Highly Active Compounds)

• SQL:

```
-- Lấy các hợp chất có IC50 < 100 nM
-- Get compounds with IC50 < 100 nM
SELECT md.chembl_id, act.standard_value
FROM activities act
JOIN molecule dictionary md ON act.molregno = md.molregno
WHERE act.standard type = 'IC50'
  AND act.standard units = 'nM'
  AND act.standard_value < 100</pre>
LIMIT 100;
   • Python:
import pandas as pd
import psycopg2
# Cấu hình kết nối database (Database connection configuration)
db params = {
    'host': '192.168.206.136',
    'user': 'rd',
    'password': 'rd',
    'database': 'chembl_35',
    'port': 5432 # Cổng mặc định của PostgreSQL (Default PostgreSQL port)
}
# Hàm kết nối database (Database connection function)
def connect_to_db(params):
    try:
        conn = psycopg2.connect(**params)
        print("Connected to the database successfully!")
        return conn
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Unable to connect to the database: {e}")
        return None
# Hàm lấy dữ liệu từ database (Function to retrieve data from the database)
def fetch_data(conn, query, limit=100):
    try:
        cur = conn.cursor()
        cur.execute(query)
        data = cur.fetchmany(limit) # Lấy số lượng bản ghi giới hạn (Fetch limited
number of records)
        columns = [desc[0] for desc in cur.description]
        df = pd.DataFrame(data, columns=columns)
        print("Data fetched successfully!")
        return df
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Error fetching data: {e}")
        return None
# Kết nối tới database (Connect to the database)
conn = connect_to_db(db_params)
if conn:
    # Truy vấn SQL để lấy dữ liêu (SQL query to retrieve data)
    query = """
    SELECT md.chembl id, act.standard value
    FROM activities act
    JOIN molecule_dictionary md ON act.molregno = md.molregno
    WHERE act.standard_type = 'IC50'
      AND act.standard units = 'nM'
      AND act.standard value < 100
    LIMIT 100;
```

0.00

```
# Lấy dữ liệu từ database (Fetch data from the database)
df = fetch_data(conn, query)
conn.close()

if df is not None:
    print(df.head())
```

Ví dụ 2: Tính toán trọng lượng phân tử (Calculating Molecular Weight)

- **SQL:** (Không thể tính trực tiếp trọng lượng phân tử bằng SQL, cần kết hợp với Python) (Cannot directly calculate molecular weight with SQL, needs to be combined with Python)
- Python:

```
import pandas as pd
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import Descriptors
import psycopg2
# Cấu hình kết nối database (Database connection configuration)
db_params = {
    'host': '192.168.206.136',
    'user': 'rd',
    'password': 'rd',
    'database': 'chembl_35',
    'port': 5432 # Cổng mặc định của PostgreSQL (Default PostgreSQL port)
}
# Hàm kết nối database (Database connection function)
def connect_to_db(params):
    try:
        conn = psycopg2.connect(**params)
        print("Connected to the database successfully!")
        return conn
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Unable to connect to the database: {e}")
        return None
# Hàm lấy dữ liệu từ database (Function to retrieve data from the database)
def fetch data(conn, query, limit=100):
    try:
        cur = conn.cursor()
        cur.execute(query)
        data = cur.fetchmany(limit) # Lấy số Lượng bản ghi giới hạn (Fetch Limited
number of records)
        columns = [desc[0] for desc in cur.description]
        df = pd.DataFrame(data, columns=columns)
        print("Data fetched successfully!")
        return df
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Error fetching data: {e}")
        return None
# Kết nối tới database (Connect to the database)
conn = connect_to_db(db_params)
if conn:
    # Truy vấn SQL để lấy dữ liêu (SQL query to retrieve data)
    query = """
    SELECT md.chembl_id, md.structure
    FROM molecule dictionary md
```

```
LIMIT 100;
"""

# Lãy dữ liệu từ database (Fetch data from the database)
df = fetch_data(conn, query)
conn.close()

if df is not None:
    # Hàm tính trọng lượng phân tử (Function to calculate molecular weight)
    def calculate_mw(smiles):
        mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
        if mol:
            return Descriptors.MolWt(mol)
        return None

# Tính toán trọng lượng phân tử cho mỗi hợp chất (Calculate molecular weight
for each compound)
    df['mol_weight'] = df['structure'].apply(calculate_mw)
    print(df.head())
```

Ví dụ 3: Phân tích mối quan hệ cấu trúc-hoạt tính (SAR) (Structure-Activity Relationship (SAR) Analysis)

- **SQL:** (Cần kết hợp với Python để phân tích SAR) (Needs to be combined with Python to analyze SAR)
- **Python:** (Ví dụ này chỉ là một phần nhỏ của phân tích SAR, bạn cần tùy chỉnh nó để phù hợp với mục tiêu nghiên cứu của mình) (This example is just a small part of SAR analysis, you need to customize it to suit your research goals)

```
import pandas as pd
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import Descriptors
from rdkit.Chem import AllChem
from rdkit.DataStructs import FingerprintSimilarity
import psycopg2
# Cấu hình kết nối database (Database connection configuration)
db_params = {
    'host': '192.168.206.136',
    'user': 'rd',
    'password': 'rd',
    'database': 'chembl 35',
    'port': 5432 # Cổng mặc định của PostgreSQL (Default PostgreSQL port)
}
# Hàm kết nối database (Database connection function)
def connect_to_db(params):
    try:
        conn = psycopg2.connect(**params)
        print("Connected to the database successfully!")
        return conn
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Unable to connect to the database: {e}")
        return None
# Hàm lấy dữ liệu từ database (Function to retrieve data from the database)
def fetch_data(conn, query, limit=100):
    try:
        cur = conn.cursor()
        cur.execute(query)
```

```
data = cur.fetchmany(limit) # Lấy số lượng bản ghi giới hạn (Fetch limited
number of records)
        columns = [desc[0] for desc in cur.description]
        df = pd.DataFrame(data, columns=columns)
        print("Data fetched successfully!")
        return df
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Error fetching data: {e}")
        return None
# Kết nối tới database (Connect to the database)
conn = connect_to_db(db_params)
if conn:
    # Truy vấn SQL để lấy dữ liệu (SQL query to retrieve data)
    query = """
    SELECT md.chembl id, md.structure, act.standard value
    FROM molecule_dictionary md
    JOIN activities act ON md.molregno = act.molregno
    WHERE act.standard_type = 'IC50'
     AND act.standard_units = 'nM'
    LIMIT 100;
    # Lấy dữ liệu từ database (Fetch data from the database)
    df = fetch_data(conn, query)
    conn.close()
    if df is not None:
        # Hàm tính toán fingerprint (Function to calculate fingerprint)
        def calculate_fingerprint(smiles):
            mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
                return AllChem.GetMorganFingerprintAsBitVect(mol, 2, nBits=1024)
            return None
        # Tính toán fingerprint cho mỗi hợp chất (Calculate fingerprint for each
compound)
        df['fingerprint'] = df['structure'].apply(calculate fingerprint)
        # Chọn một hợp chất làm tham chiếu (Select a compound as a reference)
        reference compound = df.iloc[0]
        reference fingerprint = reference compound['fingerprint']
        # Hàm tính độ tương đồng fingerprint (Function to calculate fingerprint
similarity)
        def calculate similarity(fingerprint):
            if fingerprint is not None and reference_fingerprint is not None:
                return FingerprintSimilarity(fingerprint, reference fingerprint)
            return None
        # Tính toán độ tương đồng fingerprint với hợp chất tham chiếu (Calculate
fingerprint similarity with the reference compound)
        df['similarity'] = df['fingerprint'].apply(calculate_similarity)
        print(df.head())
```

Ví du 4: Tìm kiếm các hợp chất tương tư (Searching for Similar Compounds)

- **SQL:** (Có thể sử dụng các extension của PostgreSQL để tìm kiếm tương tự, nhưng cần cài đặt và cấu hình) (Can use PostgreSQL extensions for similarity search, but requires installation and configuration)
- **Python:** (Sử dụng RDKit để tìm kiếm các hợp chất có cấu trúc tương tự) (Use RDKit to find compounds with similar structures)

```
import pandas as pd
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import AllChem
from rdkit.DataStructs import FingerprintSimilarity
import psycopg2
# Cấu hình kết nối database (Database connection configuration)
db_params = {
    'host': '192.168.206.136',
    'user': 'rd',
    'password': 'rd',
    'database': 'chembl 35',
    'port': 5432 # Cổng mặc định của PostgreSQL (Default PostgreSQL port)
}
# Hàm kết nối database (Database connection function)
def connect_to_db(params):
    try:
        conn = psycopg2.connect(**params)
        print("Connected to the database successfully!")
        return conn
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Unable to connect to the database: {e}")
        return None
# Hàm lấy dữ liệu từ database (Function to retrieve data from the database)
def fetch data(conn, query, limit=100):
    try:
        cur = conn.cursor()
        cur.execute(query)
        data = cur.fetchmany(limit) # Lấy số lượng bản ghi giới hạn (Fetch Limited
number of records)
        columns = [desc[0] for desc in cur.description]
        df = pd.DataFrame(data, columns=columns)
        print("Data fetched successfully!")
        return df
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Error fetching data: {e}")
        return None
# Kết nối tới database (Connect to the database)
conn = connect to db(db params)
if conn:
    # Truy vấn SQL để lấy dữ liệu (SQL query to retrieve data)
    query = """
    SELECT md.chembl_id, md.structure
    FROM molecule_dictionary md
    LIMIT 100;
    \mathbf{n} \mathbf{n} \mathbf{n}
    # Lấy dữ liệu từ database (Fetch data from the database)
    df = fetch_data(conn, query)
    conn.close()
```

```
if df is not None:
        # Hàm tính toán fingerprint (Function to calculate fingerprint)
        def calculate_fingerprint(smiles):
            mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
            if mol:
                return AllChem.GetMorganFingerprintAsBitVect(mol, 2, nBits=1024)
            return None
        # Tính toán fingerprint cho mỗi hợp chất (Calculate fingerprint for each
compound)
        df['fingerprint'] = df['structure'].apply(calculate fingerprint)
        # Chọn một hợp chất làm tham chiếu (Select a compound as a reference)
        reference_smiles = 'CCOc1ccccc1C(=0)0' # Ví dụ (Example)
        reference mol = Chem.MolFromSmiles(reference smiles)
        reference fingerprint = AllChem.GetMorganFingerprintAsBitVect(reference mol,
2, nBits=1024)
        # Hàm tính độ tương đồng fingerprint (Function to calculate fingerprint
similarity)
        def calculate_similarity(fingerprint):
            if fingerprint is not None and reference fingerprint is not None:
                return FingerprintSimilarity(fingerprint, reference fingerprint)
            return 0.0 # Trả về 0 nếu fingerprint là None (Return 0 if fingerprint is
None)
        # Tính toán độ tương đồng fingerprint với hợp chất tham chiếu (Calculate
fingerprint similarity with the reference compound)
        df['similarity'] = df['fingerprint'].apply(calculate similarity)
        # Lọc các hợp chất có độ tương đồng cao (Filter compounds with high
similarity)
        similar_compounds = df[df['similarity'] > 0.7]
        print(similar_compounds)
```

Ví dụ 5: Xây dựng mô hình QSAR đơn giản (Building a Simple QSAR Model)

- **SQL**: (Không sử dụng SQL trực tiếp trong ví dụ này) (Not using SQL directly in this example)
- Python:

```
import pandas as pd
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import Descriptors
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.linear model import LinearRegression
from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score
import psycopg2
import numpy as np
# Cấu hình kết nối database (Database connection configuration)
db_params = {
    'host': '192.168.206.136',
    'user': 'rd',
    'password': 'rd',
    'database': 'chembl 35',
    'port': 5432 # Cổng mặc định của PostgreSQL (Default PostgreSQL port)
}
# Hàm kết nối database (Database connection function)
def connect_to_db(params):
    try:
        conn = psycopg2.connect(**params)
```

```
print("Connected to the database successfully!")
        return conn
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Unable to connect to the database: {e}")
        return None
# Hàm Lấy dữ liệu từ database (Function to retrieve data from the database)
def fetch data(conn, query, limit=100):
    try:
        cur = conn.cursor()
        cur.execute(query)
        data = cur.fetchmany(limit) # Lấy số lượng bản ghi giới hạn (Fetch limited
number of records)
        columns = [desc[0] for desc in cur.description]
        df = pd.DataFrame(data, columns=columns)
        print("Data fetched successfully!")
        return df
    except psycopg2.Error as e:
        print(f"Error fetching data: {e}")
        return None
# Kết nối tới database (Connect to the database)
conn = connect_to_db(db_params)
if conn:
    # Truy vấn SQL để lấy dữ liệu (SQL query to retrieve data)
    query = """
    SELECT md.chembl id, md.structure, act.standard value
    FROM molecule_dictionary md
    JOIN activities act ON md.molregno = act.molregno
    WHERE act.standard_type = 'IC50'
     AND act.standard_units = 'nM'
     AND act.standard value IS NOT NULL
     AND act.standard value::text ~ '^[0-9\.]+$'
    LIMIT 100;
    # Lấy dữ liệu từ database (Fetch data from the database)
    df = fetch_data(conn, query)
    conn.close()
    if df is not None:
        # Hàm tính toán các đặc trưng phân tử đơn giản (Function to calculate simple
molecular descriptors)
        def calculate descriptors(smiles):
            mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
            if mol:
                return Descriptors.MolWt(mol) # Chỉ tính trọng lượng phân tử (Only
calculate molecular weight)
            return None
        # Tính toán các đặc trưng (Calculate descriptors)
        df['mol_weight'] = df['structure'].apply(calculate_descriptors)
        df = df.dropna(subset=['mol_weight', 'standard_value'])
        # Chia dữ liệu thành tập huấn luyện và tập kiểm tra (Split the data into
training and test sets)
        X = df[['mol weight']]
        y = np.log10(df['standard_value']) # Chuyển đổi giá trị IC50 về Logarit
(Convert IC50 values to logarithm)
        X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
```

```
random_state=42)

# Huấn luyện mô hình hồi quy tuyến tính (Train a linear regression model)
model = LinearRegression()
model.fit(X_train, y_train)

# Dự đoán trên tập kiểm tra (Predict on the test set)
y_pred = model.predict(X_test)

# Đánh giá mô hình (Evaluate the model)
mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
r2 = r2_score(y_test, y_pred)
```

Luu ý quan trong (Important Notes):

print(f'R-squared: {r2}')

print(f'Mean Squared Error: {mse}')

- Các ví dụ trên chỉ là điểm khởi đầu. Bạn cần điều chỉnh chúng để phù hợp với mục tiêu nghiên cứu cụ thể của bạn. (The above examples are just a starting point. You need to adjust them to fit your specific research goals.)
- Hãy nhớ xử lý các giá trị bị thiếu và dữ liệu ngoại lệ một cách thích hợp. (Remember to handle missing values and outliers appropriately.)
- Sử dụng các kỹ thuật đánh giá mô hình phù hợp để đảm bảo mô hình của bạn có độ tin cậy cao. (Use appropriate model evaluation techniques to ensure your model is reliable.)
- Luôn tham khảo tài liệu chính thức của RDKit và scikit-learn để biết thêm thông tin chi tiết về các hàm và phương pháp. (Always refer to the official documentation of RDKit and scikit-learn for more details on functions and methods.)

Chúc bạn thành công với dự án phân tích dữ liệu Chembl 35! Nếu bạn có bất kỳ câu hỏi nào khác, đừng ngần ngại hỏi. (Good luck with your Chembl 35 data analysis project! If you have any other questions, don't hesitate to ask.)