PharmApp Suite



Al for Drug Discovery and Development



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

Topic: Kiểm chứng chéo tương tác với DrugBank

Tuyệt vời! Tôi rất vui được hỗ trợ bạn trong dự án phân tích dữ liệu ChEMBL 35 này. Với vai trò là chuyên gia R&D dược học, tôi sẽ cung cấp hướng dẫn chi tiết, code mẫu SOL và Python, cùng những lưu ý quan trong để ban hoàn thành dư án một cách hiệu quả.

Tổng quan dự án:

Dư án của ban tập trung vào việc phân tích dữ liêu từ cơ sở dữ liêu ChEMBL 35, sử dụng RDKit để xử lý thông tin hóa học, và tuần theo cấu trúc thư mục chuẩn AIMLOps. Mục tiêu là trích xuất thông tin hữu ích cho quá trình nghiên cứu và phát triển thuốc.

Phân tích mô hình (Analysis Model):

Chúng ta sẽ tập trung vào việc xây dưng một quy trình làm việc (workflow) hoàn chỉnh từ việc truy vấn dữ liêu từ ChEMBL, tiền xử lý dữ liêu bằng RDKit, và cuối cùng là phân tích dữ liêu để trả lời các câu hỏi nghiên cứu cu thể.

Các bước chính:

- 1. **Truy vấn dữ liệu từ ChEMBL (Data Retrieval):** Sử dung SQL để trích xuất thông tin về các hợp chất và hoat tính sinh học của chúng.
- 2. **Tiền xử lý dữ liêu (Data Preprocessing):** Sử dụng RDKit để chuyển đổi SMILES thành các đặc trưng hóa học (chemical features) có thể sử dụng trong các mô hình học máy.
- 3. **Phân tích dữ liệu (Data Analysis):** Sử dung các kỹ thuật thống kê và học máy để khám phá các mối quan hệ giữa cấu trúc hóa học và hoạt tính sinh học.

Hướng dẫn song ngữ (Bilingual Instructions):

- **English:** This project aims to analyze ChEMBL 35 data using RDKit within an AIMLOps framework. The goal is to extract valuable information for drug discovery and development. We will focus on building a complete workflow from data retrieval to analysis.
- **Tiếng Việt:** Dư án này nhằm mục đích phân tích dữ liệu ChEMBL 35 sử dụng RDKit trong khuôn khổ AIMLOps. Muc tiêu là trích xuất thông tin giá tri cho việc khám phá và phát triển thuốc. Chúng ta sẽ tập trung vào việc xây dựng một quy trình làm việc hoàn chỉnh từ việc truy xuất dữ liêu đến phân tích.

Code SQL (SQL Code):

Dưới đây là một số ví du SQL, lưu ý chỉ lấy 100 dòng để giảm tải cho máy tính.

Ví du 1: Lấy thông tin cơ bản về các hợp chất có hoạt tính ức chế trên một mục tiêu cụ thể (e.g., EGFR).

```
-- English
-- Retrieve basic information about compounds with inhibitory activity on a specific
target (e.g., EGFR)
SELECT DISTINCT
    md.chembl_id,
    cs.canonical_smiles,
    act.standard value,
    act.standard_units,
    act.standard type
FROM
    molecule dictionary md
```

```
JOIN
    compound_structures cs ON md.molregno = cs.molregno
JOIN
    activities act ON md.molregno = act.molregno
JOIN
    target_dictionary td ON act.tid = td.tid
WHERE
    td.pref_name = 'Epidermal Growth Factor Receptor' -- Replace with your target of
interest
    AND act.standard_type = 'IC50'
    AND act.standard relation = '='
    AND act.standard value IS NOT NULL
    AND act.standard_units = 'nM'
    AND act.standard_value ~ '^[0-9\.]+$' -- Ensure standard_value is numeric
LIMIT 100;
-- Tiếng Việt
-- Lấy thông tin cơ bản về các hợp chất có hoạt tính ức chế trên một mục tiêu cụ thế
(ví dụ: EGFR)
SELECT DISTINCT
    md.chembl id,
    cs.canonical_smiles,
    act.standard value,
    act.standard_units,
    act.standard_type
FROM
    molecule_dictionary md
JOIN
    compound_structures cs ON md.molregno = cs.molregno
JOIN
    activities act ON md.molregno = act.molregno
JOIN
    target dictionary td ON act.tid = td.tid
WHERE
    td.pref_name = 'Epidermal Growth Factor Receptor' -- Thay thế bằng mục tiêu bạn
quan tâm
    AND act.standard_type = 'IC50'
    AND act.standard relation = '='
    AND act.standard_value IS NOT NULL
    AND act.standard_units = 'nM'
    AND act.standard_value ~ '^[0-9\.]+$' -- Đảm bảo standard_value là kiểu số
LIMIT 100;
Ví du 2: Lấy thông tin về các hợp chất có hoạt tính trên một protein cụ thể và lưu vào file CSV.
-- English
-- Retrieve information about compounds active on a specific protein and save to a CSV
file.
-- Requires you to run this in pgAdmin and export the result to a CSV file.
SELECT DISTINCT
    md.chembl_id,
    cs.canonical_smiles,
    act.standard value,
    act.standard units,
    act.standard_type
FROM
    molecule_dictionary md
JOIN
    compound_structures cs ON md.molregno = cs.molregno
JOIN
    activities act ON md.molregno = act.molregno
```

```
JOIN
    target_dictionary td ON act.tid = td.tid
WHERE
    td.pref_name = 'Tyrosine-protein kinase ABL1' -- Example protein target
    AND act.standard type = 'IC50'
    AND act.standard relation = '='
    AND act.standard value IS NOT NULL
    AND act.standard_units = 'nM'
    AND act.standard_value ~ '^[0-9\.]+$' -- Ensure standard_value is numeric
LIMIT 100;
-- Tiếng Việt
-- Lấy thông tin về các hợp chất có hoạt tính trên một protein cụ thể và lưu vào file
CSV.
-- Yêu cầu bạn chạy truy vấn này trong pgAdmin và xuất kết quả ra file CSV.
SELECT DISTINCT
    md.chembl_id,
    cs.canonical_smiles,
    act.standard_value,
    act.standard_units,
    act.standard type
FROM
    molecule_dictionary md
JOIN
    compound_structures cs ON md.molregno = cs.molregno
JOIN
    activities act ON md.molregno = act.molregno
JOTN
    target_dictionary td ON act.tid = td.tid
WHERE
    td.pref_name = 'Tyrosine-protein kinase ABL1' -- Ví dụ mục tiêu protein
    AND act.standard type = 'IC50'
    AND act.standard relation = '='
    AND act.standard value IS NOT NULL
    AND act.standard_units = 'nM'
    AND act.standard_value ~ '^[0-9\.]+$' -- Đảm bảo standard_value là kiểu số
LIMIT 100;
Ví du 3: Tìm kiếm các hợp chất có khối lương phân tử nằm trong một khoảng nhất đinh.
-- English
-- Find compounds with molecular weight within a certain range.
SELECT DISTINCT
    md.chembl id,
    cs.canonical_smiles,
    md.mw freebase
FROM
    molecule_dictionary md
JOIN
    compound_structures cs ON md.molregno = cs.molregno
WHERE
    md.mw_freebase BETWEEN 400 AND 600
LIMIT 100;
-- Tiếng Việt
-- Tìm kiếm các hợp chất có khối lượng phân tử nằm trong một khoảng nhất định.
SELECT DISTINCT
    md.chembl_id,
    cs.canonical_smiles,
    md.mw_freebase
FROM
```

```
molecule_dictionary md
JOIN
    compound_structures cs ON md.molregno = cs.molregno
WHERE
    md.mw freebase BETWEEN 400 AND 600
LIMIT 100;
Ví dụ 4: Lấy thông tin về các mục tiêu và số lượng hợp chất hoạt động trên mỗi mục tiêu.
-- Get information about targets and the number of compounds active on each target.
SELECT
    td.chembl id,
    td.pref name,
    COUNT(DISTINCT act.molregno) AS num compounds
FROM
    target_dictionary td
JOIN
    activities act ON td.tid = act.tid
WHERE act.standard value IS NOT NULL
    AND act.standard_units = 'nM'
    AND act.standard_value ~ '^[0-9\.]+$' -- Ensure standard_value is numeric
GROUP BY
    td.chembl_id, td.pref_name
ORDER BY
    num_compounds DESC
LIMIT 100;
-- Tiếng Việt
-- Lấy thông tin về các mục tiêu và số lượng hợp chất hoạt động trên mỗi mục tiêu.
SELECT
    td.chembl_id,
    td.pref_name,
    COUNT(DISTINCT act.molregno) AS num_compounds
FROM
    target dictionary td
JOIN
    activities act ON td.tid = act.tid
WHERE act.standard_value IS NOT NULL
    AND act.standard_units = 'nM'
    AND act.standard value ~ '^[0-9\.]+$' -- Đảm bảo standard value là kiểu số
GROUP BY
    td.chembl_id, td.pref_name
ORDER BY
    num_compounds DESC
LIMIT 100;
Ví dụ 5: Tìm kiếm các hợp chất có hoạt tính trên một mục tiêu cụ thể và có giá trị pChEMBL lớn hơn một
giá trị nhất định.
-- English
-- Find compounds active on a specific target and have a pChEMBL value greater than a
certain value.
SELECT DISTINCT
    md.chembl id,
    cs.canonical_smiles,
    act.pchembl_value
FROM
    molecule_dictionary md
JOIN
    compound_structures cs ON md.molregno = cs.molregno
```

```
JOIN
    activities act ON md.molregno = act.molregno
JOIN
    target_dictionary td ON act.tid = td.tid
WHERE
    td.pref name = 'Cyclooxygenase-2' -- Example target
    AND act.pchembl value > 6.0
LIMIT 100;
-- Tiếng Việt
-- Tìm kiếm các hợp chất có hoạt tính trên một mục tiêu cụ thể và có giá trị pChEMBL
lớn hơn một giá trị nhất định.
SELECT DISTINCT
    md.chembl id,
    cs.canonical_smiles,
    act.pchembl value
FROM
    molecule_dictionary md
JOIN
    compound_structures cs ON md.molregno = cs.molregno
JOIN
    activities act ON md.molregno = act.molregno
JOIN
    target_dictionary td ON act.tid = td.tid
WHERE
    td.pref_name = 'Cyclooxygenase-2' -- Ví dụ mục tiêu
    AND act.pchembl value > 6.0
LIMIT 100;
```

Lưu ý về lỗi SQL (Note on SQL Error):

Lỗi ERROR: operator does not exist: numeric ~ unknown LINE 12: AND act.standard_value ~ '^[0-9\.]+\$' xảy ra do kiểu dữ liệu của cột act.standard_value không phải là numeric. Để khắc phục, bạn có thể thử ép kiểu dữ liệu trước khi so sánh:

```
AND act.standard value::numeric ~ '^[0-9\.]+$'
```

Hoặc sử dụng hàm REGEXP_MATCHES (tùy thuộc vào phiên bản PostgreSQL của bạn).

Code Python (Python Code):

Dưới đây là ví dụ code Python sử dụng RDKit để đọc file CSV, tính toán fingerprint và chuẩn bị dữ liệu cho mô hình học máy.

```
# English
import os
import pandas as pd
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import AllChem
import numpy as np
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
from sklearn.metrics import mean_squared_error

# Define base path (replace with your actual path)
base_path = "../data"

# Define file path for the CSV file
csv_file_path = os.path.join(base_path, "your_data.csv") # Replace with your actual
CSV file name
```

```
# Load data from CSV
try:
    data = pd.read_csv(csv_file_path)
except FileNotFoundError:
    print(f"Error: The file {csv file path} was not found.")
    exit()
# Data Cleaning and Preprocessing
data = data.dropna(subset=['canonical_smiles', 'standard_value'])
data = data[data['standard value'].astype(str).str.match(r'^[0-9\.]+$')] # Keep only
numeric values
data['standard_value'] = pd.to_numeric(data['standard_value'], errors='coerce')
data = data.dropna(subset=['standard value'])
data = data.head(100)
# RDKit Function
def generate fingerprint(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
    if mol:
        fp = AllChem.GetMorganFingerprintAsBitVect(mol, 2, nBits=2048)
        return np.array(list(fp.ToBitString()), dtype=int)
    else:
        return None
# Generate Fingerprints
data['fingerprint'] = data['canonical_smiles'].apply(generate_fingerprint)
data = data.dropna(subset=['fingerprint'])
# Prepare Data for Machine Learning
X = np.stack(data['fingerprint'].values)
y = data['standard value'].values
# Split Data
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random_state=42)
# Train Model
model = RandomForestRegressor(n_estimators=100, random_state=42)
model.fit(X_train, y_train)
# Evaluate Model
y pred = model.predict(X test)
mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
print(f"Mean Squared Error: {mse}")
# Vietnamese
import os
import pandas as pd
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import AllChem
import numpy as np
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
from sklearn.metrics import mean squared error
# Định nghĩa đường dẫn gốc (thay thế bằng đường dẫn thực tế của bạn)
base_path = "../data"
```

```
# Định nghĩa đường dẫn đến file CSV
csv_file_path = os.path.join(base_path, "your_data.csv") # Thay the bằng tên file CSV
thực tế của bạn
# Tải dữ liệu từ file CSV
    data = pd.read_csv(csv_file_path)
except FileNotFoundError:
    print(f"Loi: Không tìm thấy file {csv_file_path}.")
    exit()
# Làm sạch và tiền xử lý dữ liệu
data = data.dropna(subset=['canonical_smiles', 'standard_value'])
data = data[data['standard_value'].astype(str).str.match(r'^[0-9\.]+$')] # Chi giw
lại các giá trị số
data['standard_value'] = pd.to_numeric(data['standard_value'], errors='coerce')
data = data.dropna(subset=['standard value'])
data = data.head(100)
# Hàm RDKit
def generate_fingerprint(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
        fp = AllChem.GetMorganFingerprintAsBitVect(mol, 2, nBits=2048)
        return np.array(list(fp.ToBitString()), dtype=int)
    else:
        return None
# Tao Fingerprints
data['fingerprint'] = data['canonical_smiles'].apply(generate_fingerprint)
data = data.dropna(subset=['fingerprint'])
# Chuẩn bị dữ liệu cho Học Máy
X = np.stack(data['fingerprint'].values)
y = data['standard_value'].values
# Chia Dữ Liêu
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random_state=42)
# Huấn Luyện Mô Hình
model = RandomForestRegressor(n_estimators=100, random_state=42)
model.fit(X_train, y_train)
# Đánh Giá Mô Hình
y_pred = model.predict(X_test)
mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
print(f"Lôi Bình Phương Trung Bình: {mse}")
```

Lưu ý về lỗi Python (Note on Python Error):

Lỗi về tham số squared=False trong mean_squared_error chỉ xảy ra với các phiên bản scikit-learn rất cũ. Bạn nên nâng cấp scikit-learn lên phiên bản mới nhất để tránh lỗi này. Nếu không thể nâng cấp, bạn có thể tính căn bậc hai của MSE để có RMSE (Root Mean Squared Error).

Các ví dụ Python khác:

Ví dụ 1: Tính các descriptor phân tử cơ bản (ví dụ: LogP, MW) sử dụng RDKit.

```
# English
from rdkit import Chem
```

```
from rdkit.Chem import Descriptors
def calculate descriptors(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
    if mol:
        logp = Descriptors.MolLogP(mol)
        mw = Descriptors.MolWt(mol)
        return logp, mw
    else:
        return None, None
data['logp'], data['mw'] = zip(*data['canonical_smiles'].apply(calculate_descriptors))
print(data[['canonical_smiles', 'logp', 'mw']].head())
# Vietnamese
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import Descriptors
def tinh_toan_descriptors(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
    if mol:
        logp = Descriptors.MolLogP(mol)
        mw = Descriptors.MolWt(mol)
        return logp, mw
    else:
        return None, None
data['logp'], data['mw'] = zip(*data['canonical_smiles'].apply(tinh_toan_descriptors))
print(data[['canonical_smiles', 'logp', 'mw']].head())
Ví du 2: Trực quan hóa một phân tử từ SMILES.
# English
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem.Draw import IPythonConsole
from rdkit.Chem import Draw
from IPython.display import SVG
def visualize_molecule(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
        return SVG(Draw.MolToSVG(mol, size=(300, 300)))
    else:
        return None
smiles = data['canonical_smiles'].iloc[0]
visualize_molecule(smiles)
# Vietnamese
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem.Draw import IPythonConsole
from rdkit.Chem import Draw
from IPython.display import SVG
def truc_quan_hoa_phan_tu(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
    if mol:
        return SVG(Draw.MolToSVG(mol, size=(300, 300)))
    else:
        return None
```

```
smiles = data['canonical_smiles'].iloc[0]
truc_quan_hoa_phan_tu(smiles)
Ví du 3: Tao và trưc quan hóa fingerprint (ví du: Morgan fingerprint).
# English
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import AllChem
from rdkit.Chem import Draw
from IPython.display import SVG
def visualize fingerprint(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
    if mol:
        fp = AllChem.GetMorganFingerprint(mol, 2)
        return fp
    else:
        return None
fp = visualize_fingerprint(data['canonical_smiles'].iloc[0])
print(fp)
# Vietnamese
from rdkit import Chem
from rdkit.Chem import AllChem
from rdkit.Chem import Draw
from IPython.display import SVG
def truc quan hoa fingerprint(smiles):
    mol = Chem.MolFromSmiles(smiles)
        fp = AllChem.GetMorganFingerprint(mol, 2)
        return fp
    else:
        return None
fp = truc quan hoa fingerprint(data['canonical smiles'].iloc[0])
print(fp)
Ví dụ 4: Sử dụng PCA để giảm chiều dữ liệu fingerprint.
# English
from sklearn.decomposition import PCA
import matplotlib.pyplot as plt
# Assuming X is the fingerprint matrix from the previous example
pca = PCA(n_components=2)
X_pca = pca.fit_transform(X)
plt.scatter(X_pca[:, 0], X_pca[:, 1])
plt.xlabel('PCA Component 1')
plt.ylabel('PCA Component 2')
plt.title('PCA of Fingerprints')
plt.show()
# Vietnamese
from sklearn.decomposition import PCA
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
# Giả sử X là ma trận fingerprint từ ví dụ trước
pca = PCA(n_components=2)
X_pca = pca.fit_transform(X)
plt.scatter(X_pca[:, 0], X_pca[:, 1])
plt.xlabel('Thành phần PCA 1')
plt.ylabel('Thành phần PCA 2')
plt.title('PCA cua Fingerprints')
plt.show()
Ví dụ 5: Xây dựng mô hình Random Forest để dự đoán hoạt tính.
# Enalish
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
from sklearn.metrics import mean squared error
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random state=42)
model = RandomForestRegressor(n_estimators=100, random_state=42)
model.fit(X_train, y_train)
y pred = model.predict(X test)
mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
print(f"Mean Squared Error: {mse}")
# Vietnamese
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
from sklearn.metrics import mean_squared_error
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random_state=42)
model = RandomForestRegressor(n_estimators=100, random_state=42)
model.fit(X_train, y_train)
y_pred = model.predict(X_test)
mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
print(f"Lõi Bình Phương Trung Bình: {mse}")
Cấu trúc thư mục (Folder Structure):
Đảm bảo rằng ban tuân thủ cấu trúc thư mục AIMLOps:
   - data/
    └── your_data.csv # Dữ liệu CSV từ ChEMBL
   - notebooks/
     Topic_CheMBL_35_83_1_data_extraction.ipynb
    ├── Topic_CheMBL_35_83_2_data_analysis.ipynb
   - models/
       - # Lưu trữ các mô hình đã huấn luyện
    scripts/
    └─ # Lưu trữ các script Python
   README.md
```

Lời khuyên (Advice):

• Chia nhỏ các bước: Chia dự án thành các phần nhỏ hơn, dễ quản lý hơn (ví dụ: trích xuất dữ liệu, tiền xử lý, phân tích).

- **Ghi lại quá trình:** Ghi lại tất cả các bước thực hiện, các quyết định và kết quả. Điều này rất quan trọng để tái tạo và gỡ lỗi.
- Kiểm tra dữ liệu: Luôn kiểm tra dữ liệu của bạn để đảm bảo tính chính xác và đầy đủ.
- **Sử dụng virtual environment:** Sử dụng virtual environment để quản lý các thư viện Python và tránh xung đột.

Chúc bạn thành công với dự án! Nếu bạn có bất kỳ câu hỏi nào khác, đừng ngần ngại hỏi.