Báo cáo môn học

HỌC MÁY

Đề tài: Sử dụng Multiple Linear Regression cho đề tài Real Estate



Nhóm 8 : Nguyễn Đam Trường

Nguyễn Hoàng Vũ

Mai Tất Thắng

Nguyễn Hữu Thông

Nguyễn Đức Thành

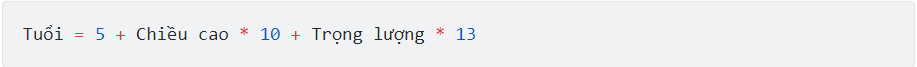
**Mục lục:**

1. **Linear Regression**…………………………………………….2
2. **Multiple Linear Regression**………………………………….3
3. **Áp dụng Multiple Linear Regression**……………………….3
4. **Tổng kết** ………………………………………………………7
5. **Phương thức chạy**…………………………………………….8
6. **Linear Regression**

* **Liner Regression** (hồi quy tuyến tính) đây là một thuật toán **Supervised**

**learning**. Hay bài toán này còn có môt tên gọi khác là **Linear Fitting**( trong thống kê) hoặc **Linear Least Square**.

* **Regression** (Hồi quy) là một phương pháp thống kê để thiết lập mối quan hệ giữa một biến phụ thuộc và một nhóm tập hợp các biến độc lập. Ví dụ:

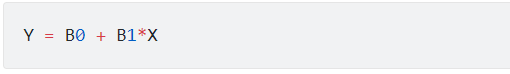


Ở đây chúng ta đang thiết lập mối quan hệ giữa Chiều cao và Trọng lượng của một người với Độ tuổi của người đó.

* **Linear Regression** (Hồi quy tuyến tính) là một phương pháp thống kê để hồi quy dữ liệu với biến phụ thuộc có giá trị liên tục trong các biến độc lập có thể có một trong hai giá trị liên tục hoặc là giá trị phân loại .

Được sử dụng cho các trường hợp chúng ta muốn dự đoán một số lượng liên tục.

* **Đường hồi quy tuyến tính** là đường thẳng có thể tạo ra sự phân bố gần nhất với hầu hết các điểm. Do đó làm giảm khoảng cách (sai số) của các điểm dữ liệu cho đến đường đó.



**Chart, scatter chart

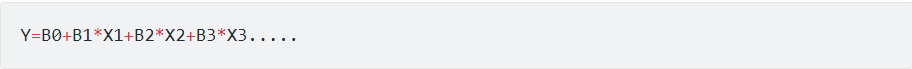
Description automatically generated**

Đường hồi quy tuyến tính

1. **Multiple Linear Regression**

Chúng ta đã biết về kịch bản khi mà chúng ta chỉ có một biến độc lập. Trên thực tế để giải một bài toán cần rất nhiều biến để giải một mối liên hệ nào đó vì vậy khi chúng ta có nhiều hơn một biến độc lập, thì phương pháp phù hợp nhất là **Multiple Linear Regression** – Hồi quy tuyến tính đa biến

* **Sự khác biệt**: Về cơ bản không có sự khác biệt giữa hồi quy tuyến tính giản đơn và đa biến. Cả hai đều tuân thủ Nguyên tắc **OLS** và thuật toán để có được đường hồi quy tối ưu nhất cũng tương tự.
* **Đường hồi quy tuyến tính** trong trường hợp này có dạng :



1. **Áp dụng Multiple Linear Regression cho bài toán Real Estate**

Bài toán này chúng ta sẽ sử dụng sckit-learn để thực hiện hồi quy tuyến tính.

* **Scikit-learn** là một module Python mạnh mẽ cho việc học máy. Nó chứa hàm cho hồi quy, phân loại, phân cụm, lựa chọn mô hình và giảm kích chiều.
* Bộ Dữ liệu Nhà ở Boston bao gồm giá nhà ở những nơi khác nhau ở Boston.

Tập dữ liệu cung cấp các thông tin như Tội phạm (CRIM), Các khu vực kinh doanh không bán lẻ ở thị trấn (INDUS), tuổi chủ sở hữu ngôi nhà (AGE) và có nhiều thuộc tính khác nữa.

**Các bước thiết lập:**

1. **Đầu tiên : Khai báo mảng**

Đọc dữ liệu nhờ sử dụng thư viện **Pandas**



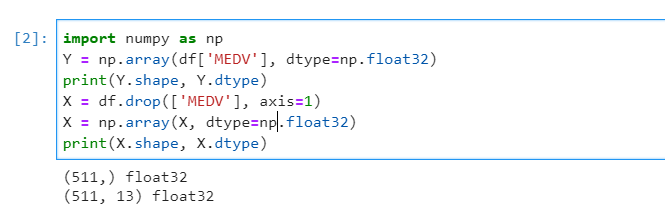
1. **Bước 2 : Gán giá trị**

Ta thấy rằng “MEDV: Median value of owner-occupied homes in $1000 “

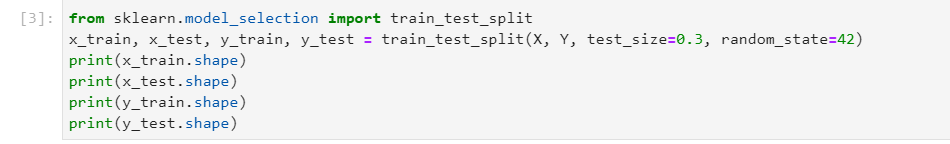
nên ta sẽ tách bảng tính

X là giá trị dự đoán của các căn nhà

Y là giá thành của các căn nhà ở Boston



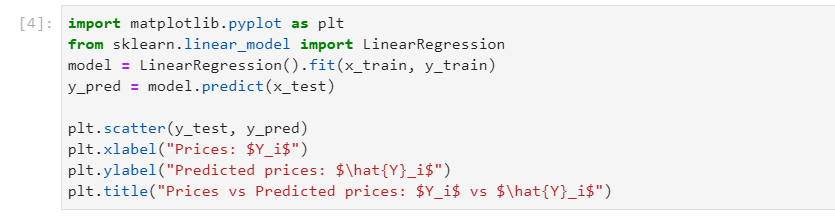
1. **Bước 3: Tách dữ liệu để train-test**

Chúng ta cần chia dữ liệu thành tệp dữ liệu để train-test, bây giờ chúng ta có thể split dữ liệu để train và test với snippet như sau. 

Nếu chúng ta kiểm tra shape của mỗi biến, chúng ta đã có được bộ dữ liệu với tập dữ liệu thử nghiệm có tỷ lệ 70% đối với dữ liệu train và 30% đối với dữ liệu test.

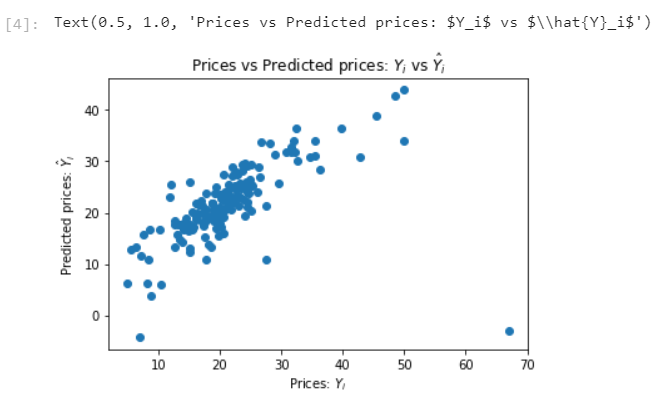


1. **Bước 4: Chạy Linear Regression**



Bây giờ chúng ta đã có mô hình Hồi quy tuyến tính, tiếp theo chúng ta sẽ dự đoán cho x\_test và các giá trị dự đoán sẽ được lưu trong y\_pred

Để hình dung em đã tạo một kiểu bảng:



Thực tế thì đáng lẽ đồ thị ở trên phải tạo một đường tuyến tính như chúng ta đã thảo luận lý thuyết ở trên. Tuy nhiên, model không thích hợp 100%, cho nên nó đã ko thể tạo được đường tuyến tính.

**Trung bình diện tích sai số**

Để kiểm tra mức độ lỗi của một mô hình, chúng ta có thể sử dụng

Mean Squared Error. Đây là một trong các phương pháp để đo trung bình của ô vuông của sai số. Về cơ bản, nó sẽ kiểm tra sự khác biệt giữa giá trị thực tế và giá trị dự đoán.

Ta có câu lệnh sau:

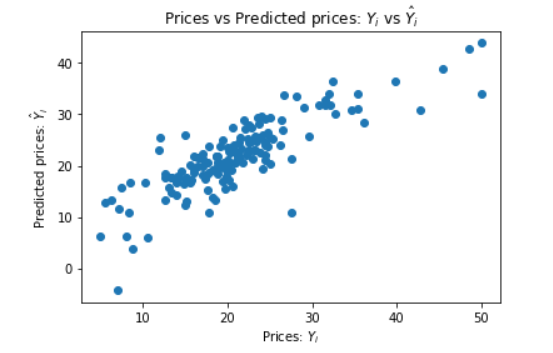


kết quả nhận được

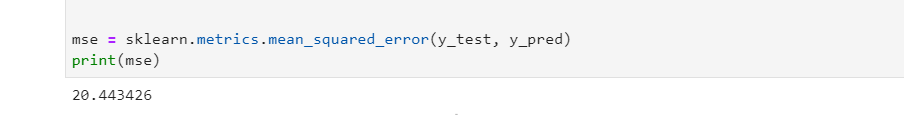


1. **Xử lý nhiễu**

Bằng cách loại bỏ điểm nhiễu ta có một bảng biểu diễn mới



**Sai số dự đoán mới**



1. **Tổng kết**

**Ứng dụng của Linear Regression** trong ngành bán lẻ hay kinh doanh là rất nhiều tùy vào từng trường hợp khác nhau, những mục tiêu nghiên cứu khác nhau của các nhà phân tích, các thuộc tính dữ liệu khác nhau, tổng quan Linear Regression thường có ứng dụng như :

**+** Khai phá thông tin hữu ích, giá trị của đối tượng nghiên cứu

**+** Đưa ra dự báo trong tương lai

**+** Tối ưu hóa quá trình vận hành, hoạt động

**+** Hỗ trợ ra quyết định , chiến lược.

**Các hạn chế của Linear Regression**

**+ Rất nhạy cảm với nhiễu** (sensitive to noise). Như các bạn đã thấy khi có nhiễu thì **Sai số dự đoán** lệch rất cao. Vì vậy trước khi thực hiện Linear Regression, các nhiễu (outlier) cần phải loại bỏ.

**+** Thứ hai, đấy chính là Linear Regression **không biểu diễn được các mô hình phức tạp**

1. **Phương thức chạy**

+ Chạy trên Jupyter Lab tải file về bọn em để trong Github :

<https://github.com/BebbeKen/Linear_Regression>

*Cảm ơn thầy đã theo dõi,*

*nhóm em mong nhận sự góp ý của thầy*