

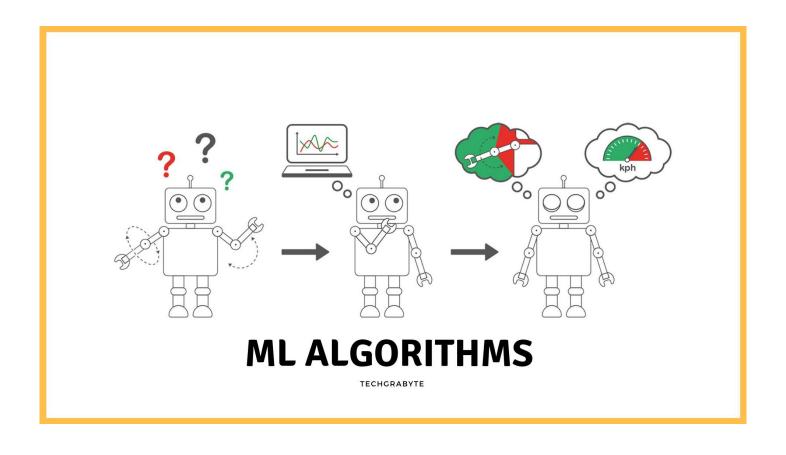
MAGIC CODE INSTITUTE





MAGIC CODE INSTITUTE

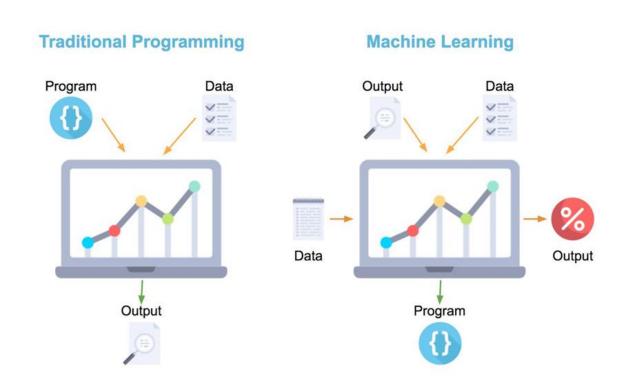
Phần 1 GIỚI THIỆU VỀ MACHINE LEARNING



MACHINE LEARNING LÀ GÌ?

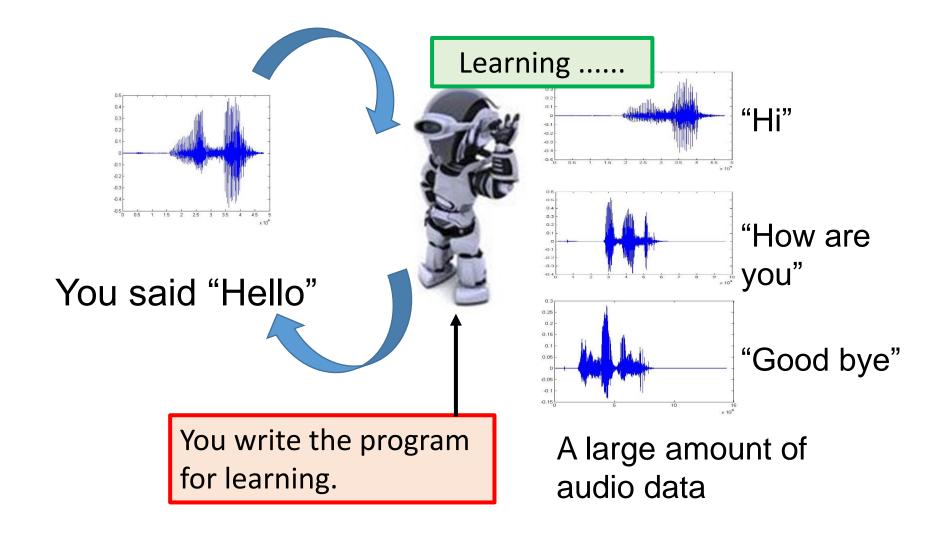
Machine Learning là ngành khoa học nghiên cứu cách để máy tính học mà không cần phải lập trình tường minh.

- Nhận diện mặt người trong ảnh (Auto-Tagging, Face ID).
- Công cụ tìm kiếm (Google, Bing)
- Trợ lý ảo (Siri, Cortana, Alexa)
- Loc các email spam (Gmail, Outlook)
- Gợi ý phim (Netflix)



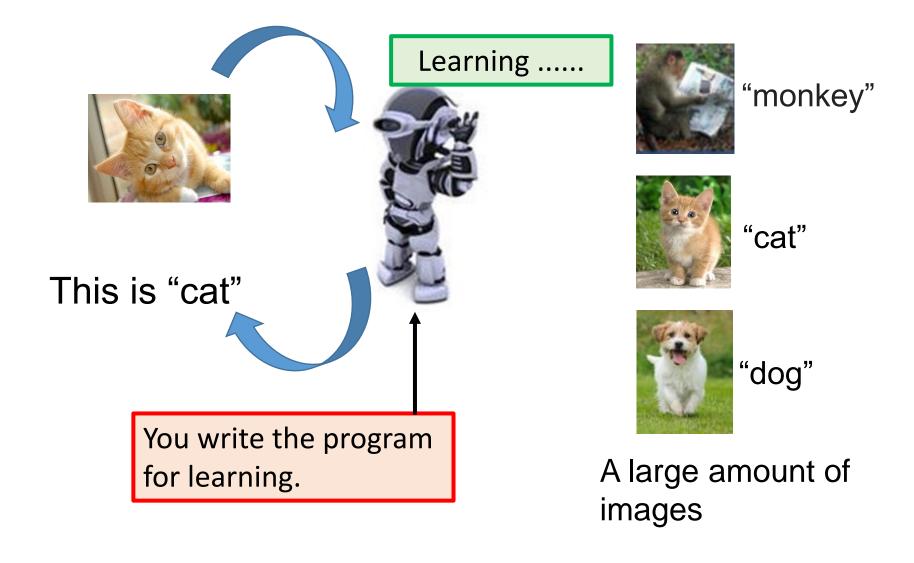


MACHINE LEARNING LÀ GÌ?





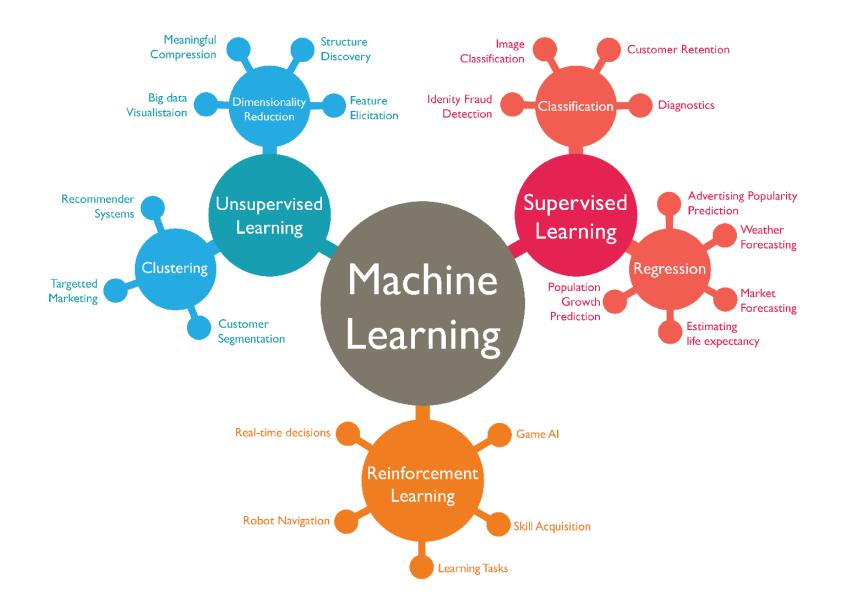
MACHINE LEARNING LÀ GÌ?





1

ỨNG DỤNG CỦA MACHINE LEARNING

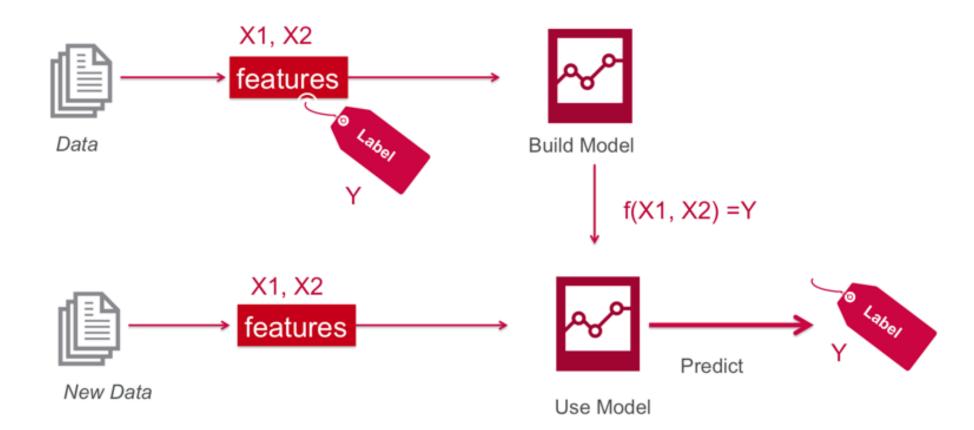




Học có giám sát (supervised learning)

Dữ liệu học là các cặp quan sát (sample) và nhẵn (label), thuật toán máy xây dựng ra một mô hình (model) bằng dữ liệu học, mô hình đó sẽ giúp xác định nhãn của các quan sát mới.

(Việc xây dựng mô hình ở đây là tìm trọng số của một kiến trúc cho trước)

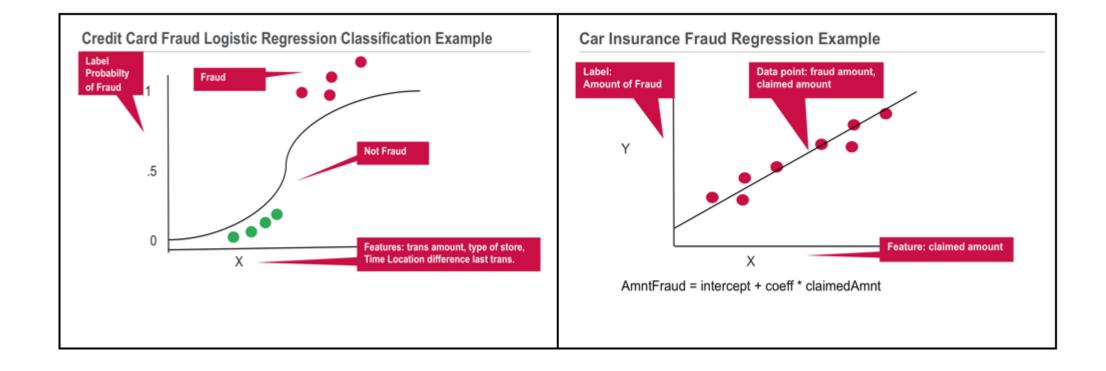




Học có giám sát (supervised learning)

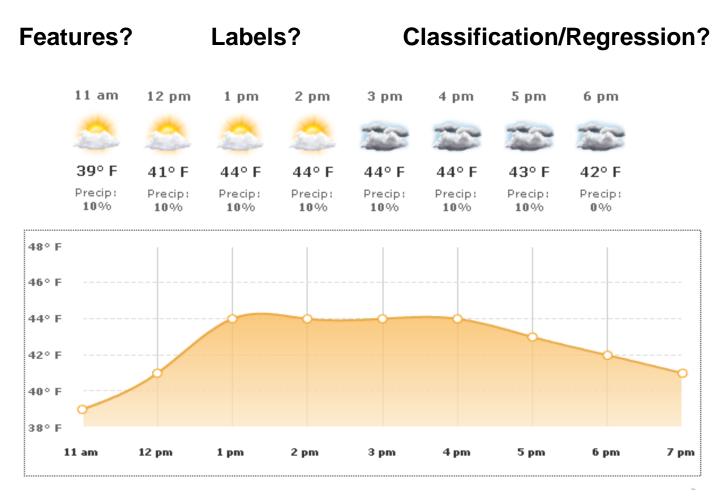
Phân lớp: từ mỗi đầu vào (sample), xác định một lớp (class) trong một tập rời rạc cho trước

Hồi quy: từ mỗi đầu vào (sample), xác định một giá trị trong miền giá trị liên tục





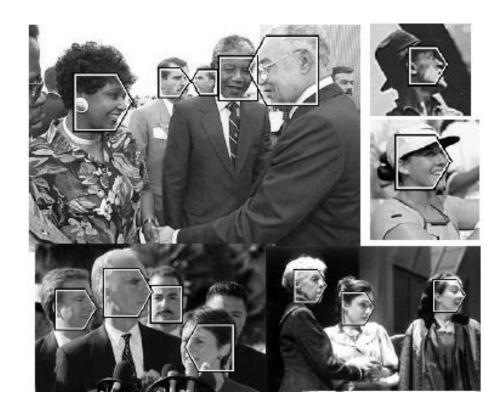
Học có giám sát (supervised learning)





Học có giám sát (supervised learning)

Features? Labels? Classification/Regression?





1

CÁC LOẠI HỌC MÁY

Học có giám sát (supervised learning)

Features?

Labels?

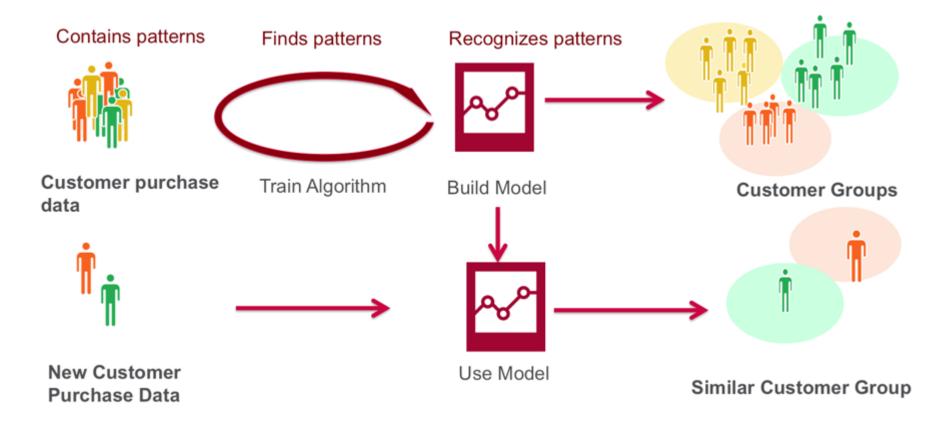
Classification/Regression?





Học không giám sát (supervised learning)

Đầu vào là tập các quan sát (sample), thuật toán tìm ra các cấu trúc ẩn hay đặc trưng quan trọng của tập các quan sát đó.





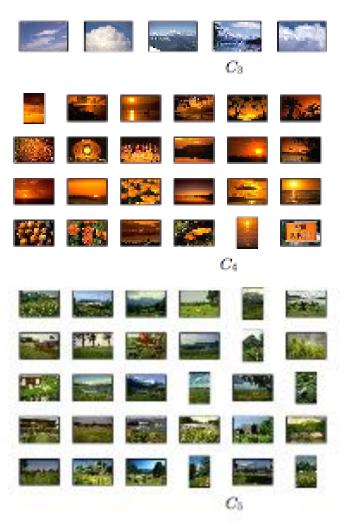
1

CÁC LOẠI HỌC MÁY

Học không giám sát (supervised learning)

Group similar things e.g. images



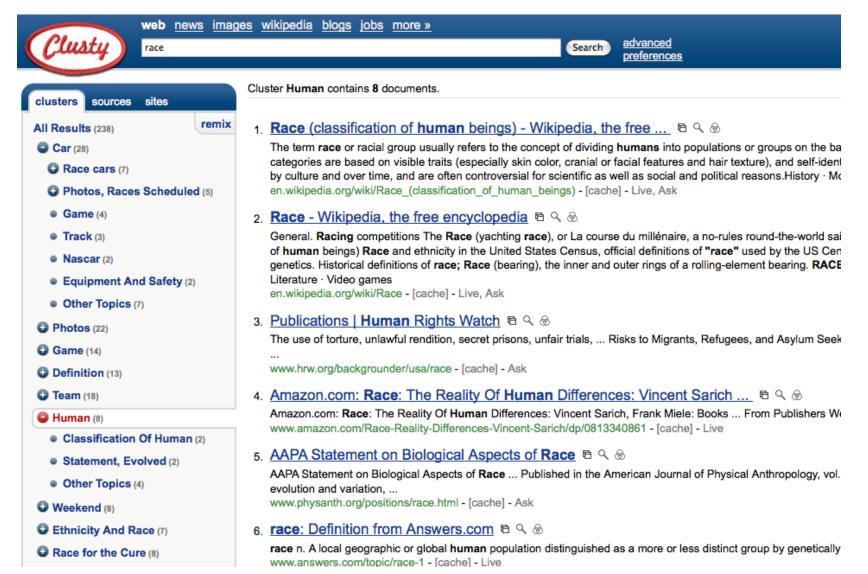




1

CÁC LOẠI HỌC MÁY

Học không giám sát (supervised learning)





Học không giám sát (supervised learning)

```
billmark
                                                   marv
                                                     elizabeth
                      bob jack
                                           stephen
                 tony edward
jimmika jamichedorchauhenrelexander
steve wie internationalischarles
                    joe tom harry roberta joséphncismaria frankavadhiejames
               mr.
                                    arthur<sub>george</sub> jean
thomas
                      don
                             ray
                                          martin
                                                 howard
                                     simon
                          ben
                                                    lee
                         \mathbf{al}
                                              scott
                                                lewis bush
r. a.
                                                 tay Torio Mile Kinon tox
                                                  smithlliams
jones
   5. W.
                                                    davis ford grant
                                                               bell
          von
              van
                                  discensed es
                          los
                            santa
        des
                       hong
       core
                                                                              june<sub>augus</sub>t
                                                 cape
```

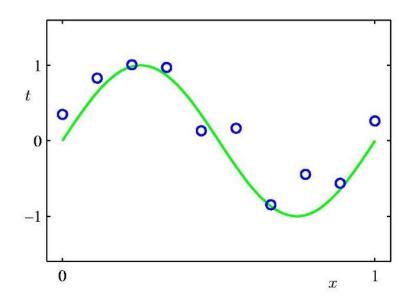
```
virginia
                     columbia indiametumissouri
maryland
                   colorado temessee
washingkan oregon 1311
washingkan oregon 10 kansa carolina
californin 11 kansa carolina
                  houston
philadelphysiderymilyania
       hollywhid ago torontoontaringssachusetts yourgesenand
                    PARTING THE PARTIES.
                                montreal
                                                      caribrildge
                           manchester
                  london"
                                           victoria
               berghivi.s
                                 quebec
                 MOSCOW
                                           scotland
                               mexico
                                        walengland
                                       ireland britain
                       canada
               canada
austrokiisweden
singapore
america norwintimce
europe
asia
asia
airica russia
ankong
                            india
korea japan rome
                        <del>-dila</del>egypt
israel
vietjam
 usa philippinds
```

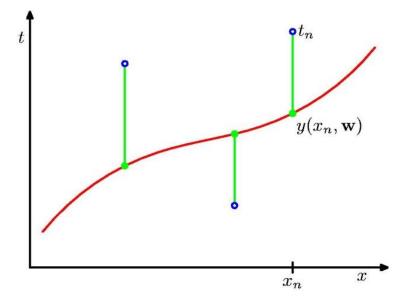


VÍ DỤ

Đường màu xanh lá cây là hàm đúng

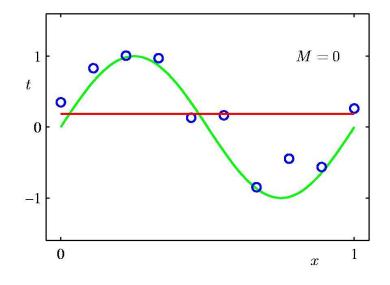
Sử dụng một hàm mất mát để tính tổng khoảng cách từ các điểm đến đường dự đoán được (đường màu đỏ).

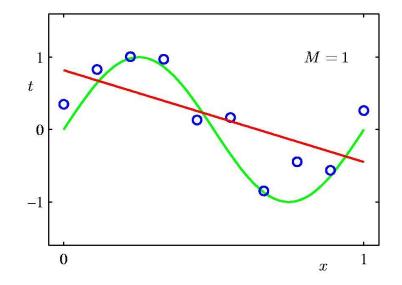


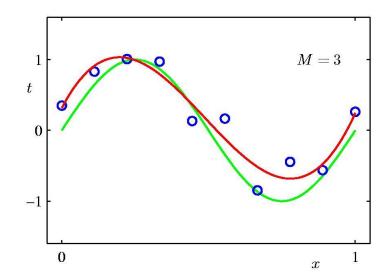


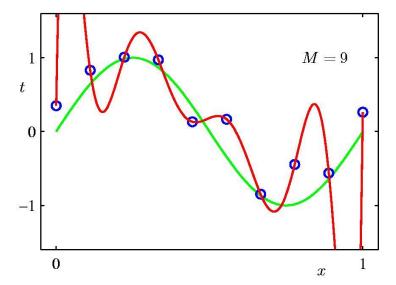


VÍ DŲ



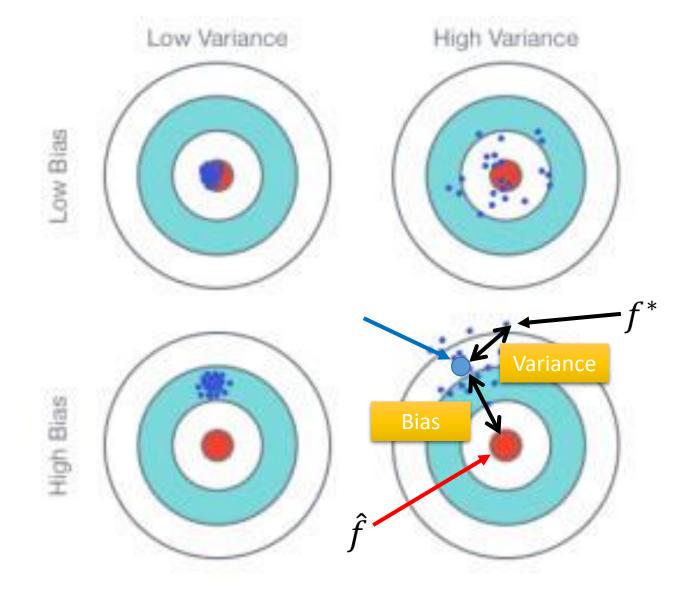








1 VÍ DỤ







MAGIC CODE INSTITUTE

Phần 2 CREDIT SCORING



VẤN ĐỀ: Làm thế nào để đánh giá năng lực trả nợ của một người muốn vay tín dụng?

















CÁC PHƯƠNG PHÁP ĐÁNH GIÁ RỦI RO TÍN DỤNG

Phương pháp chuyên gia

Dựa trên ý kiến thẩm định của các chuyên gia dựa trên các thông tin của khách hàng.



Đặc điểm của chủ thể vay (Character)

Thẩm định danh tiếng, tính trung thực của người vay vốn.



Vốn (capital)

Thẩm định sự chênh lệch giữa tài sản và nguồn chi của người vay



Tài sản đảm bảo (Colleteral)

Tài sản thế chấp có thể dùng để trả nợ của người vay



Khả năng trả nợ

Liên quan đến khả năng tài chính: nghề nghiệp, mức thu nhập, số người phụ thuộc, ...



Điều kiện

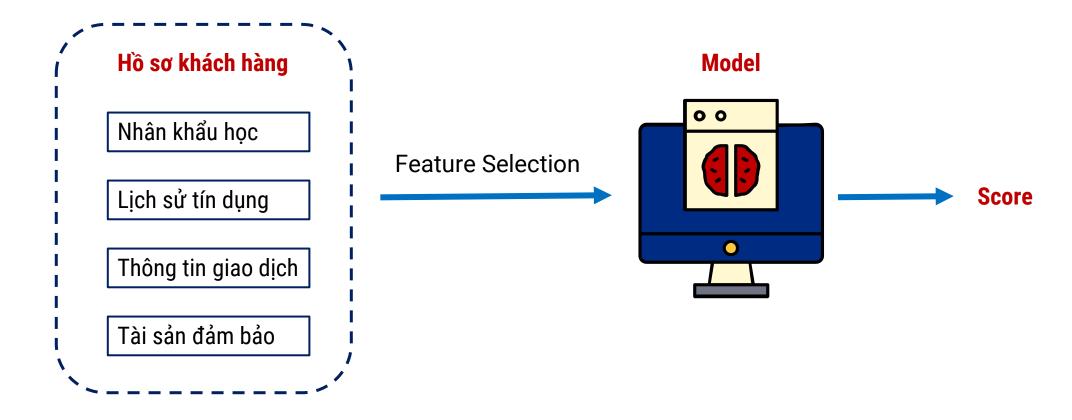
Đánh giá điều kiện người vay với điều kiện thị trường



CÁC PHƯƠNG PHÁP ĐÁNH GIÁ RỦI RO TÍN DỤNG

Phương pháp mô hình

Xây dựng mô hình Credit ScoreCard nhằm mục đích ước lượng giá trị xác suất xảy ra một sự kiện đối với một khách hàng như vỡ nợ, phá sản hoặc trả nợ chậm.





Weight of Evidence - WoE

Biểu diễn mối quan hệ giữa các biến đầu vào và biến kết quả, thường được thể hiện thông qua sự chênh lệch về giá trị tốt và xấu của biến kết quả trong biến đầu vào đó.

Cách tính

- Biến liên tục: chia thành các bins, mỗi bin có số lượng quan sát gần bằng nhau.
- Biến phân loại: mỗi class là một bin hoặc một số class có số lượng ít vào một bin.

Công thức

$$WoE_{ij} = \ln \frac{P(X_j \in B_i | Y = 1)}{P(X_j \in B_i | Y = 0)}$$

trong đó X_i là tiêu chí thứ j, B_i là bin thứ i, Y là kết quả của hồ sơ.



Information Value - IV

Chỉ số giá trị thông tin, nhằm đánh giá sức ảnh hưởng của tiêu chí đó đến kết quả, kiểm tra xem tiêu chí có đủ tốt để phân biệt hồ sơ hay không.

Công thức

$$IV_j = \sum_{i=1}^k (P(X_j \in B_i | Y = 1) - P(X_j \in B_i | Y = 0)) \times WoE_{ij}$$

trong đó X_i là tiêu chí thứ j, B_i là bin thứ i, Y là kết quả của hồ sơ.



Weight of Evidence - WoE

Độ tuổi khách hàng: 20 - 60 tuổi

Bins	Observation	Good	Bad	Good/Bad	%Good	%Bad	WoE	IV
20 - 30	1000	105	895	0.117	0.313	0.192	0.491	0.060
30 - 35	1000	90	910	0.099	0.269	0.195	0.320	0.024
35 - 40	1000	80	920	0.087	0.239	0.197	0.191	0.008
40 - 50	1000	50	950	0.053	0.149	0.204	- 0.311	0.017
50 +	1000	10	990	0.010	0.030	0.212	- 1.961	0.358
								0.466

$$WoE_{20-30} = \ln \frac{P(X_j \in B_i | Y = 1)}{P(X_i \in B_i | Y = 0)} = \ln \frac{\%Good}{\%Bad} = \ln \frac{0.313}{0.192} = 0.491$$

$$IV = \sum_{i=1}^{k} (\%Good - \%Bad) \times WoE_i = 0.466$$



Information Value - IV

Chỉ số giá trị thông tin, nhằm đánh giá sức ảnh hưởng của tiêu chí đó đến kết quả, kiểm tra xem tiêu chí có đủ tốt để phân biệt hồ sơ hay không.

Công thức

$$IV_j = \sum_{i=1}^k (P(X_j \in B_i | Y = 1) - P(X_j \in B_i | Y = 0)) \times WoE_{ij}$$

trong đó X_i là tiêu chí thứ j, B_i là bin thứ i, Y là kết quả của hồ sơ.

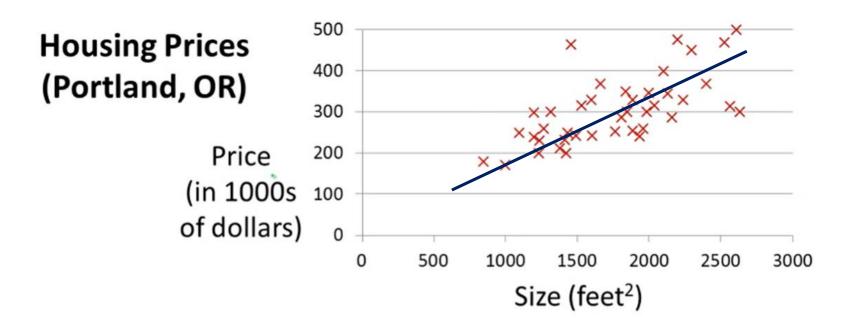
Xếp hạng

- ≤ 0.02 : Biến không có tác dụng trong việc phân loại hồ sơ
- 0.02 0.1 : Yếu
- 0.1 0.3 : Trung bình
- 0.3 0.5: Mạnh
- ≥ 0.5: Biến rất mạnh (cẩn thận tránh biến liên hệ trực tiếp)



Linear Regression

Dự đoán giá nhà dựa trên diện tích của căn nhà



Supervised Learning

Đã cho kết quả ứng với mỗi dữ liệu đầu vào.



Dự đoán giá trị thực



Linear Regression

Dự đoán giá nhà dựa trên diện tích của căn nhà

Training set of housing prices (Portland, OR)

Biến Input	Biến kết quả
Size in feet ² (x)	Price (\$) in 1000's (y)
2104	460
1416	232
1534	315
852	178
	\

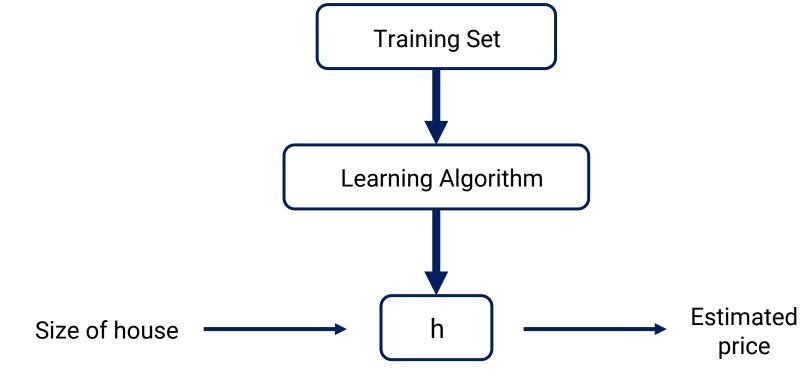
m: Số lượng bản ghi dữ liệu

 $(x^{(i)}, y^{(i)})$: cặp input và kết quả thứ i (cặp dữ liệu train)



Linear Regression

Mô hình chung





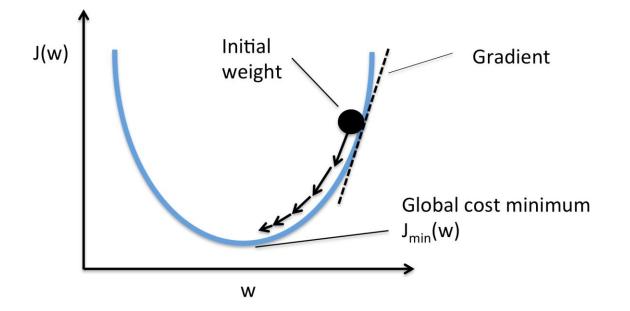
$$h(x) = w_0 + w_1 x_1 + w_2 x_2 + ... + w_n x_n$$
 parameters

Linear Regression

Cost function (Loss function)

$$J(w) = \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^{m} (\hat{y}_i - y_i)^2 = \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^{m} (h(x_i) - y_i)^2$$

Gradient Descent



$$w_0 := w_0 - \alpha \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (h(x_i) - y_i)$$

 $w_1 := w_1 - \alpha \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m ((h(x_i) - y_i)x_i)$



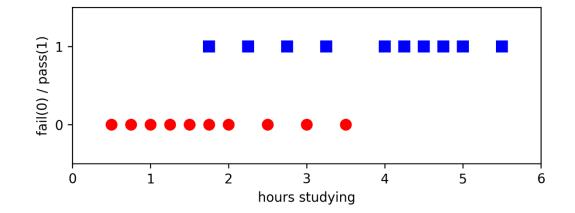
Logistic Regression

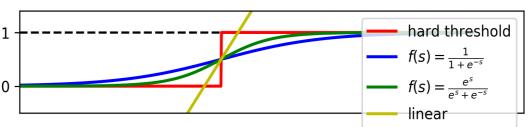
Hồi quy logistic là một thuật toán được áp dụng cho các bài toán phân loại.

Ví dụ: Thời gian học và kết quả thi của 20 học sinh được ghi lại như sau. Đưa ra một mô hình dự đoán kết quả thi



Hours	0.50	0.75	1.00	1.25	1.50	1.75	1.75	2.00	2.25	2.50	2.75	3.00	3.25	3.50	4.00	4.25	4.50	4.75	5.00	5.50
Pass	0	0	0	0	0	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	1	1	1	1	1





Một số loại hàm logistic có vẻ đủ linh hoạt cho vấn đề



Logistic Regression

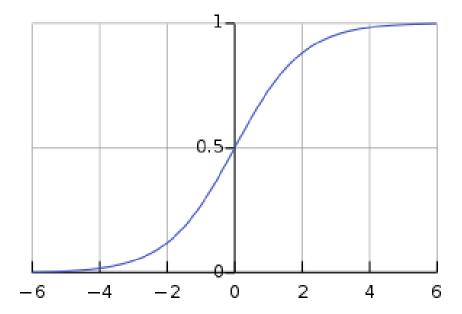
$$h(x) = w_0 + w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_n x_n$$

$$\downarrow$$

$$h(x) = f(w_0 + w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_n x_n)$$

Hàm sigmoid

$$f(s) = rac{1}{1 + e^{-s}} riangleq \sigma(s)$$

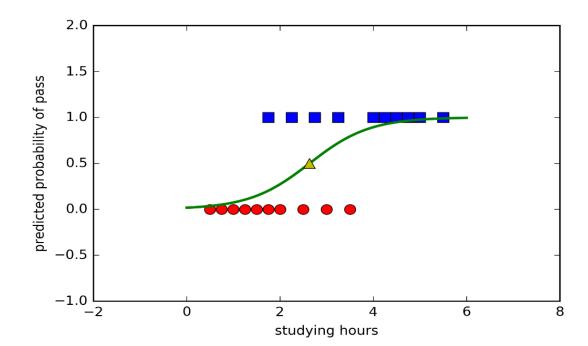




Logistic Regression

Trong mô hình hồi quy logistic, hàm logistic sẽ đưa ra xác suất một biến x thuộc lớp nào hay không. Nếu xác suất lớn hơn 0.5 thi được coi là thuộc.

Mô hình dự đoán thời gian học và kết quả thi có thể xác định như hình bên. Mặc dù vẫn có trường hợp ngoại lệ, kết quả vẫn tốt hơn so với hàm tuyến tính hay xét ngưỡng.





Logistic Regression

Hàm mất mát: Cross Entropy

$$J(\mathbf{w}) = -\log P(\mathbf{y}|\mathbf{X};\mathbf{w}) \ = -\sum_{i=1}^N (y_i \log z_i + (1-y_i) \log (1-z_i))$$

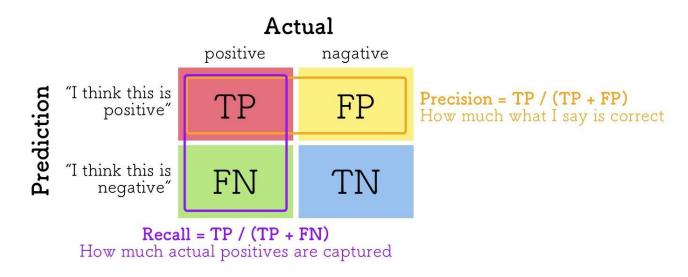


ĐÁNH GIÁ ĐỘ CHÍNH XÁC CỦA MÔ HÌNH

Accuracy

Tỉ lệ số hồ sơ dự đoán đúng trên tổng số hồ sơ.

Recall & Precision



Duòng cong precision, recall

Đường cong precision, recall giúp lựa chọn ngưỡng xác suất phù hợp để mang lại độ chính xác cao hơn trong precision hoặc recall. Precision cho ta biết tỷ lệ dự báo chính xác trong số các hồ sơ được dự báo là GOOD (tức nhãn là 1). Recall đo lường tỷ lệ dự báo chính xác các hồ sơ GOOD trên thực tế. Luôn có sự đánh đổi giữa 2 tỷ lệ này, nên ta cần phải dựa vào biểu đồ của 2 đường precision vs recall để tìm ra ngưỡng tối ưu



TÍNH ĐIỂM CREDIT SCORE

Tính điểm số cho mỗi feature

Score =
$$(\beta. \text{WOE} + \frac{\alpha}{n}). \text{Factor} + \frac{\text{Offset}}{n}$$

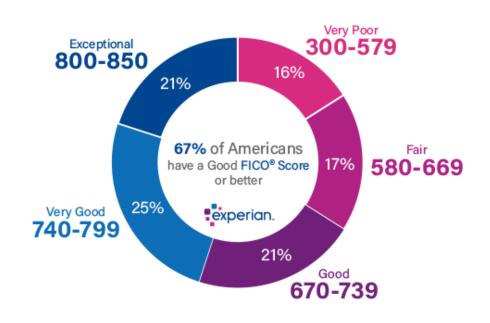
Trong đó:

- β: Hệ số của biến trong phương trình hồi quy logistic
- α : Hệ số chặn của phương trình hồi quy logistic
- WOE: Hệ số trọng số bằng chứng của mỗi feature
- n: Số lượng các biến của mô hình
- Factor = $\frac{\text{pdo}}{\ln(2)}$
- Offset = Base_Score (Factor. $\ln(\text{Odds})$)
- odds là tỷ lệ xác suất GOOD/ BAD, pdo (point double odds ratio) điểm thay đổi để gấp đôi odds ratio, Base_Score bằng 600



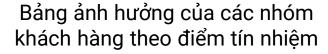
2

KẾT QUẢ ĐÁNH GIÁ



Credit Score	Rating	% of People	Impact						
300- 579	Very Poor	16%	Credit applicants may be required to pay a fee or deposit, and applicants with this rating may not be approved for credit at all.						
580- 669	Fair	17%	Applicants with scores in this range are considered to be subprime borrowers.						
670- 739	Good	21%	Only 8% of applicants in this score range are likely to become seriously delinquent in the future.						
740- 799	Very Good	25%	Applicants with scores here are likely to receive better than average rates from lenders.						
800- 850	Exceptional	21%	Applicants with scores in this range are at the top of the list for the best rates from lenders.						

Tỉ lệ phân chia các nhóm khách hàng theo ngưỡng điểm tín nhiệm







MAGIC CODE INSTITUTE

THANKS FOR LISTENING!!