

# Giới thiệu tổng quát về Machine Learning. Thư viện TensorFlow

VietAl Teaching Team



# Giới thiệu Machine Learning

# Nội dung

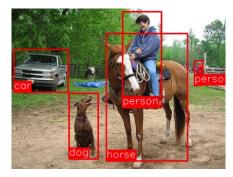


- Giới thiệu chung
- 2. Định nghĩa
- 3. Các loại bài toán Machine Learning
  - a) Supervised Learning
  - b) Unsupervised Learning
  - c) Reinforcement Learning
- Một số hướng phát triển trong Machine Learning





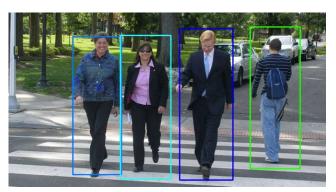
**Face Detection** 



**Object Detection** 



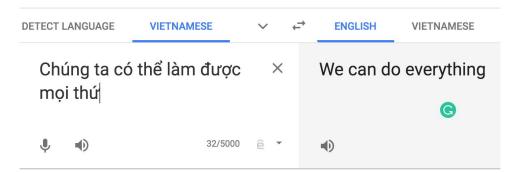
Face Recognition



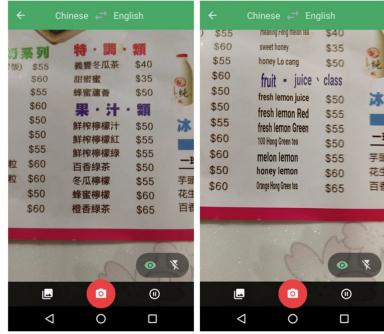
**Pedestrian Detection** 







**Google Translate** 





## Google's Assistant









Apple's Siri

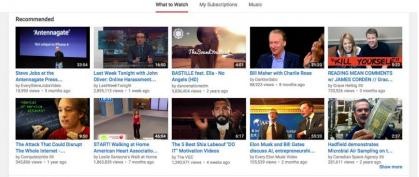
### Microsoft's Cortana







## Recommender System





- Thị giác máy tính (computer vision):
  - Image Classification, Image Segmentation
  - Object Detection, Face Detection
- Xử lý ngôn ngữ tự nhiên (natural language processing):
  - Dependency Parsing, Named Entity Recognition
  - Text Classification, Sentiment Analysis
  - Text Summarization, Machine Translation, Question Answering
- Xử lý tín hiệu âm thanh (audio signal processing)
  - Speech2Text, Text2Speech
  - Music generation
- Một số ứng dụng khác: Recommender System, Gaming, ...





## Let's watch some videos

# Dịnh nghĩa



- Học Máy (Machine Learning) là một lĩnh vực nhỏ của Khoa Học Máy Tính.
- Tạo cho máy khả năng tự học hỏi dựa trên dữ liệu đưa vào mà không cần phải được lập trình cụ thể.

## Machine learning

From Wikipedia, the free encyclopedia

For the journal, see Machine Learning (journal).

"Statistical learning" redirects here. For statistical learning in linguistics, see statistical learning in language acquisition.

**Machine learning** is a subset of artificial intelligence in the field of computer science that often uses statistical techniques to give computers the ability to "learn" (i.e., progressively improve performance on a specific task) with data, without being explicitly programmed.<sup>[1]</sup>

Source: Wikipedia

Arthur Samuel (1959)

# Định nghĩa



"A computer program is said to learn from **experience E** with respect to some **task T** and some **performance measure P**, if its performance on **T**, as measured by **P**, improves with experience **E**."

## Tom Mitchell (1998)

- T: nhiệm vụ/bài toán cần giải quyết
- E: dữ liệu cần sưu tập (collect)
- P: làm sao đánh giá kết quả

# Dịnh nghĩa

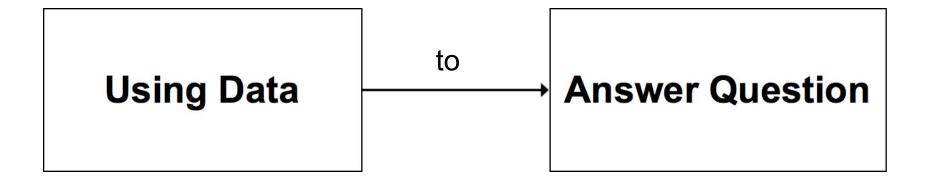


## Một số lý do nên áp dụng thuật toán Machine Learning

- Khó lập trình lời giải theo cách đơn thuần
- Có dữ liệu
- Có pattern tồn tại
- Hệ thống phải thích nghi với sự thay đổi (ví dụ: spam detection, recommender system)
- Mong muốn hệ thống hoạt động tốt hơn lập trình viên







Quá trình Training

Quá trình Inference/Prediction



# Các loại bài toán Machine Learning



- Supervised Learning: thuật toán được huấn luyện bởi dữ liệu có gán nhãn (Tuần 3-4-5).
- Unsupervised Learning: thuật toán được huấn luyện với dữ liệu không được gán nhãn (Tuần 6 - Word2Vec).
- Reinforcement Learning: hệ thống (agent) sẽ nhận được "phần thưởng" (reward) khi tương tác với môi trường (environment), nhiệm vụ của nó là cực đại số "phần thưởng" nhận được.

# 3 Supervised Learning



- Mô hình Supervised Learning
- Úng dụng:
  - Image Recognition
  - Speech Recognition
  - Recommender System

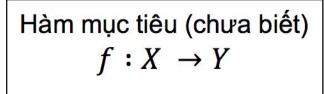
# Mô hình Supervised Learning



- Input:  $x \in X$
- Output:  $y \in Y$
- Hàm mục tiêu (Target Function):  $f: X \to Y$
- Data:  $(x^{(1)}, y^{(1)}), (x^{(2)}, y^{(2)}), \dots, (x^{(m)}, y^{(m)})$
- Hàm giả thuyết (hypothesis):  $h: X \to Y$
- Một Machine Learning Model quy định tập giả thuyết (Hypothesis set) H và Learning Algorithm **A**.

# Mô hình Supervised Learning

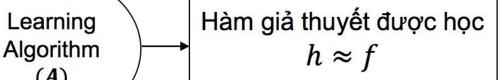




Dữ liệu huấn luyện  $(x^{(1)}, y^{(1)}), ..., (x^{(m)}, y^{(m)})$ 

> Tập giả thuyết (H)

- Nếu Y là liên tục, bài toán được gọi là Regression
- Nếu Y là rời rạc, bài toán được gọi là Classification



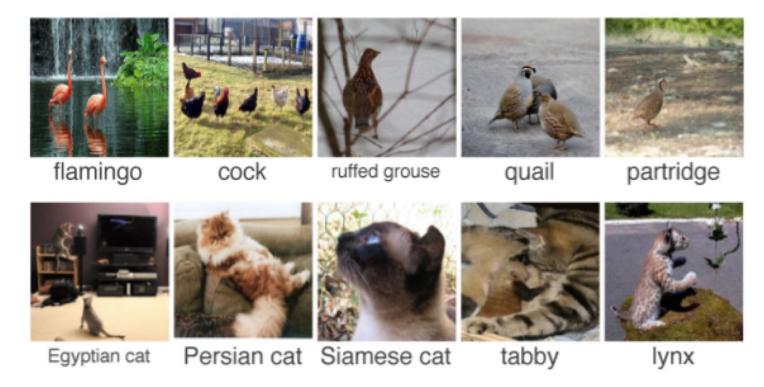
Learning

(A)



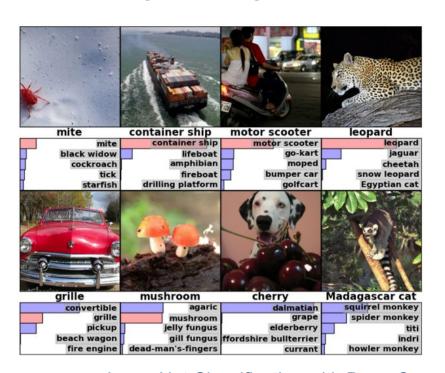
# Supervised Learning - Ung dung **Image Recognition**

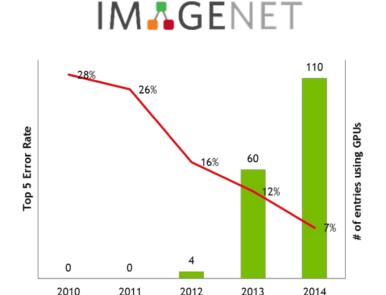




# Supervised Learning - Ung dung **Image Recognition**







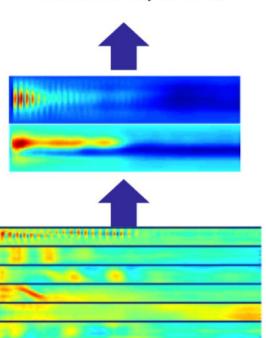
ImageNet Classification with Deep Convolutional Neural Networks (Alex Krizhevsky)



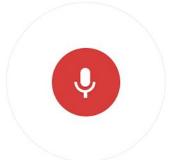
# 3 Supervised Learning - Ứng dụng **Speech Recognition**



## Phonemes/Words



Listening...

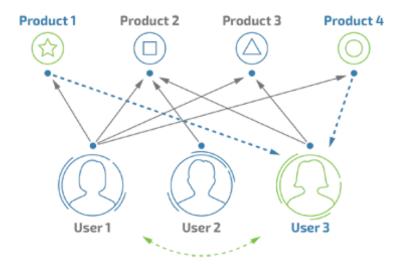


Acoustic model	Recog WER	RT03S FSH	Hub5 SWB
Traditional features	1-pass -adapt	27.4	23.6
Deep Learning	1-pass -adapt	<b>18.5</b> (-33%)	<b>16.1</b> (-32%)





- Hai phương pháp thường được sử dụng trong Recommender
   System:
  - Collaborative Filtering
  - Content-based Filtering







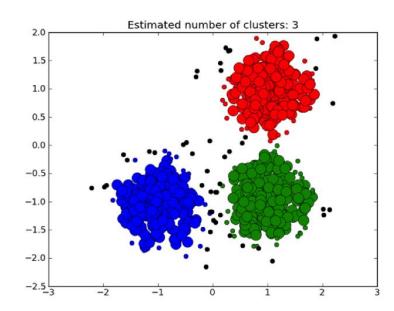
## Ứng dụng:

- Clustering
- Anomaly Detection
- Dimensionality Reduction

# Unsupervised Learning - Clustering



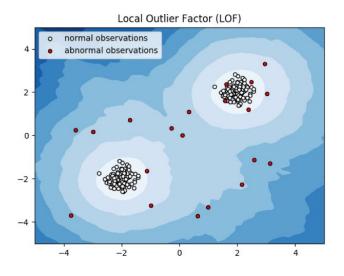
- Nhóm những điểm thông tin có sự tương quan cao với nhau.
- Một số thuật toán Clustering thường dùng:
  - K-means
  - DBScan
  - Gaussian Mixtures
- Ứng dụng:
  - Phân khúc khách hàng



# 3 Unsupervised Learning - Anomaly Detection



- Xác định các điểm thông tin (dữ liệu) hiếm hoặc bất thường
- Ứng dụng:
  - Dư đoán mức đô mao hiếm tín dung
  - Phát hiện gian lân trong thanh toán
  - Phát hiện lỗi của thiết bi

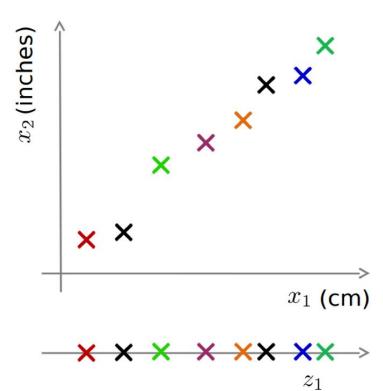




## Unsupervised Learning - Dimensionality Reduction



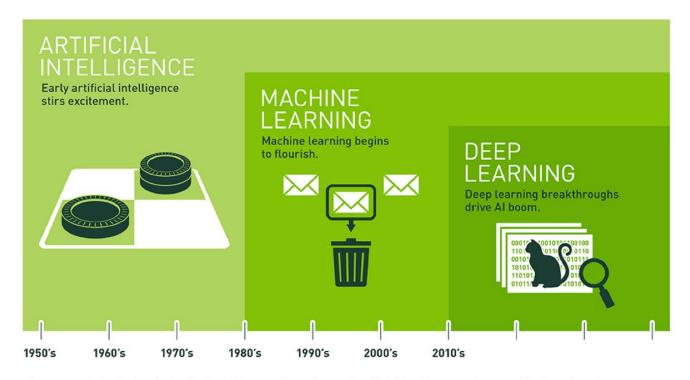
- Úng dụng:
  - Data compression
  - Data Visualization
- Một số thuật toán thường dùng:
  - Principal Component Analysis (PCA)
  - T-distributed Stochastic Neighbor
     Embedding (t-SNE)





# 4 Hướng phát triển trong ML - Deep Learning

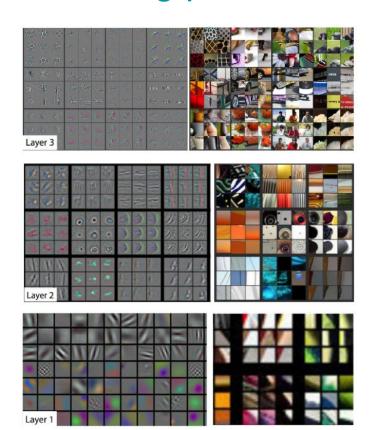


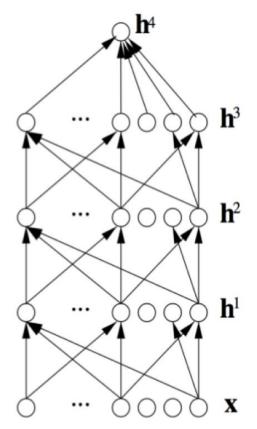


Since an early flush of optimism in the 1950s, smaller subsets of artificial intelligence - first machine learning, then deep learning, a subset of machine learning - have created ever larger disruptions.

# 4 Hướng phát triển trong ML - Deep Learning



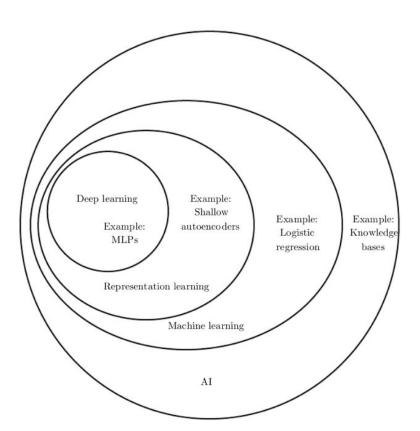


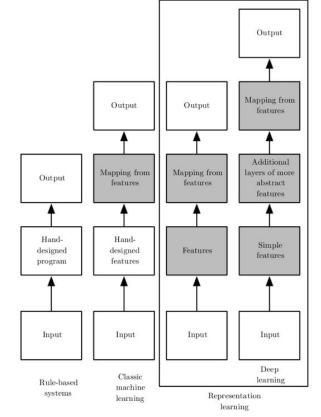




# 4 Hướng phát triển trong ML - Deep Learning







# Một số hướng khác



- Semi-supervised learning
- One-shot (Few-shot) learning
- Transfer learning
- Multi-task learning
- Generative model
- Các mô hình mang tính scalable và hiệu năng cao



# Thư viện TensorFlow

# Thư viện TensorFlow



- 1. Khái quát về Deep Learning Frameworks
- 2. Tổng quan về TensorFlow (TF)
- 3. Computational Graph
- 4. TF với Eager Execution

# Deep Learning Frameworks



- Mở rộng mô hình cho production với hàng triệu người dùng, đặc biệt phần deployment và development.
- Hỗ trợ việc tự động tính toán đạo hàm (Automatic Differentiation).
- Cho phép việc xử lý song song (parallel processing) với card đồ hoạ (GPU).
- Đặt ra các tiêu chuẩn phát triển các ứng dụng Machine Learning.

# Deep Learning Frameworks









**K** Keras





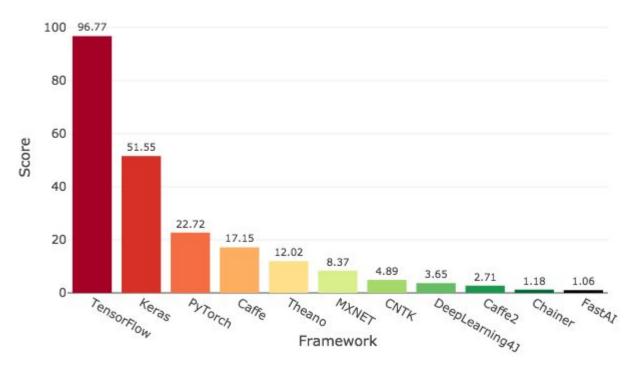


**DEEPLEARNING 4J** 

# Deep Learning Frameworks



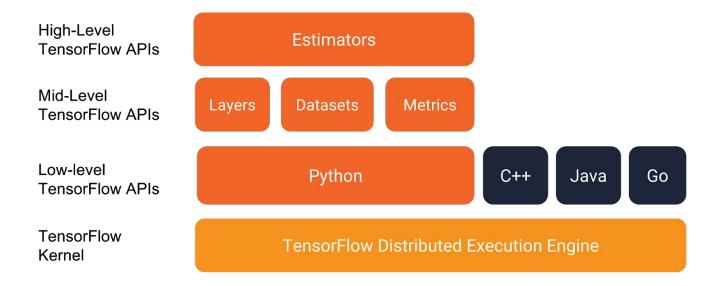
Deep Learning Framework Power Scores 2018



# 2 TensorFlow



- Được phát hành và phát triển bởi Google dưới hình thức mã nguồn mở.
- Tương thích với Python, C++, Java, Go, JavaScript ...



# 2 TensorFlow

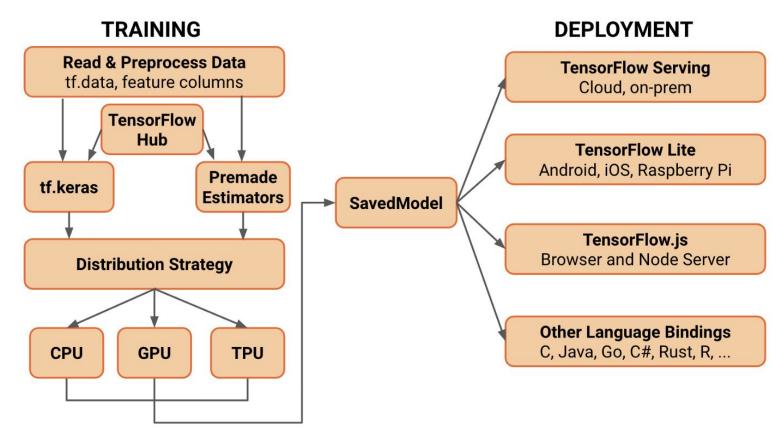


- An entire ecosystem to help you solve challenging, real-world problems with machine learning
- Easy model building: with Eager Execution (TF Eager), Keras API (tf.keras),
   distributed training (tf.distribute), TF Hub ...
- Robust ML production anywhere: TF Extended (TFX), TF Serving, TF Lite,
   Tensorflow.js ...
- Powerful experimentation for research: TF Probability, Tensor2Tensor, TF Ranking, TF Agents ...

(Nguồn: <a href="https://www.tensorflow.org/about">https://www.tensorflow.org/about</a>)







# 3 Computational Graph

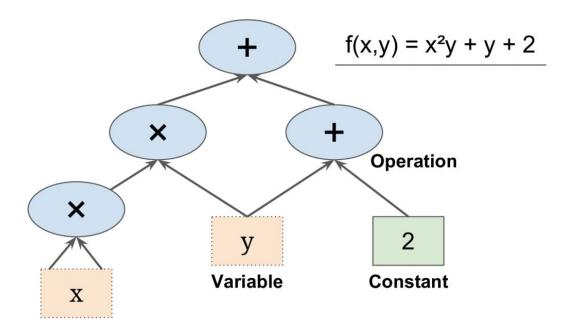


- Ý tưởng chính của TensorFlow là biểu diễn các phép tính số theo dạng đồ thị
   (Computational Graph). Trong đó:
  - Node là các toán tử (Operator)
  - Canh là các tensors
- Nhắc lại, Tensor là các mảng số thực có N chiều.

# 3 Computational Graph



- Một đồ thị có hướng, mô tả các chỉ dẫn làm thế nào để có thể tính các phép tính
- Có 2 loai (computational) graph:
  - Dynamic Graph
  - Static Graph





# TensorFlow Eager Execution



```
import tensorflow as tf
tf.enable eager execution()
```

```
a = tf.constant([[1,2],[3,4]])
b = tf.constant([[3,1],[4,2]])
print(a + b)
print(tf.add(a,b))
print(a - b)
print(tf.subtract(a, b))
print(a*b)
print(tf.multiply(a,b))
print(a@b)
print(tf.matmul(a, b))
c = a@b
c.numpy()
```



# TensorFlow Eager Execution



```
w = tf.Variable([1.0, 2.0])
with tf.GradientTape() as tape:
    loss = w * w
grad = tape.gradient(loss, w)
print(grad)
```

# 3 Computational Graph



- TensorFlow documentation <a href="https://www.tensorflow.org/api\_docs/">https://www.tensorflow.org/api\_docs/</a>
- Lecture 7 CS224D Stanford University
- CS20SI Stanford University
- <u>Deep Learning Coursera Improving Deep Neural Networks</u>:
   Hyperparameter tuning, Regularization and Optimization
- TF Eager Execution Tutorial <a href="https://www.tensorflow.org/tutorials/eager">https://www.tensorflow.org/tutorials/eager</a>