



Saagie[©]

Deep Learning
avec Pytorch

Chihuahua



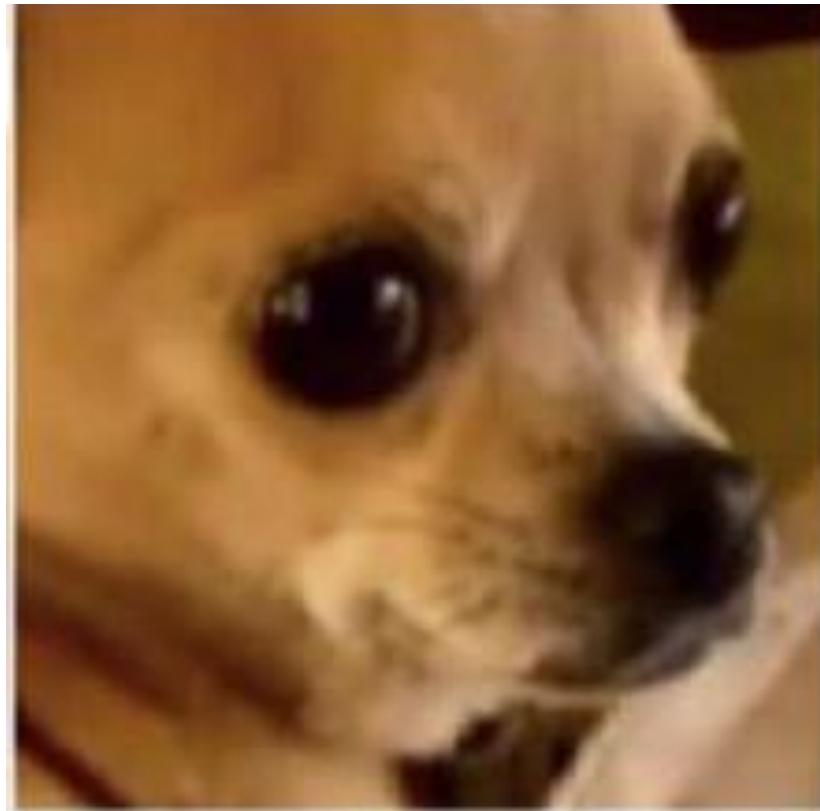
Saagie°

Muffin



Saagie°

Chihuahua



Saagie°

Chihuahua



Saagie°

Muffin



@teenybiscuit

Saagie°

Chihuahua



Saagie°

Muffin



Saagie°

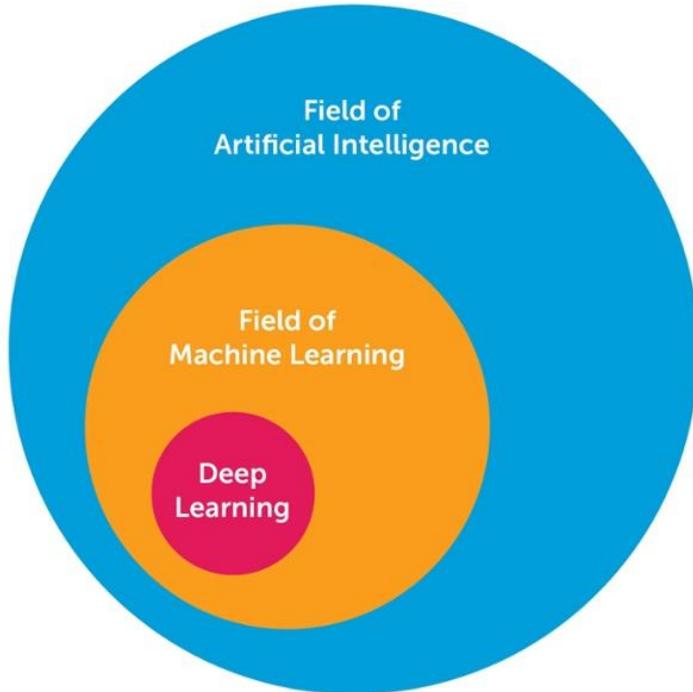
Chihuahua vs Muffin

Est ce possible de classifier automatiquement ces images ?



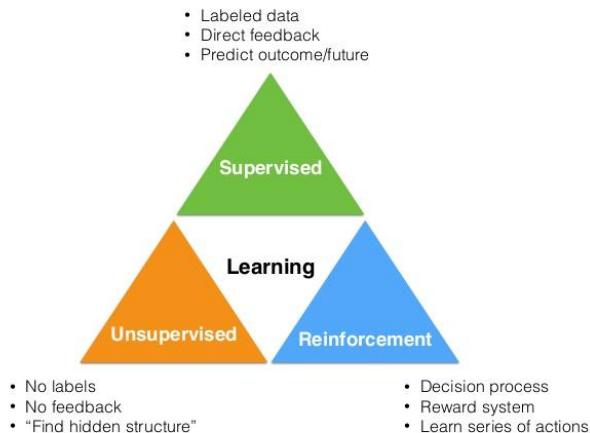
@teenybiscuit

Deep Learning



Machine Learning

Machine Learning : Donner la possibilité à une machine d'apprendre sans avoir été programmée explicitement



+ Apprendre à modéliser un problème

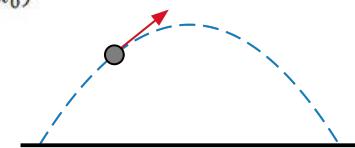
Trajectory Equation:

$$y - y_0 = (\tan \theta)(x - x_0) - \frac{g}{2v_0^2} (1 + \tan^2 \theta)(x - x_0)^2$$

θ – launch angle

v_0 – launch velocity

x_0, y_0 – launch position, positive up



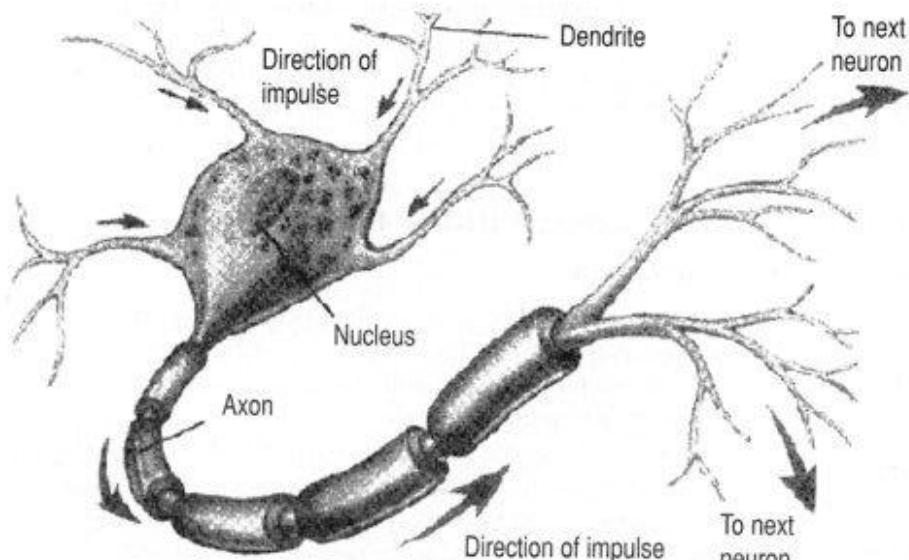
+ Apprentissage de la modélisation à partir de données

+ Classification

Le Deep Learning

Neurone biologique

Figure 1: Basic illustration of a neuron



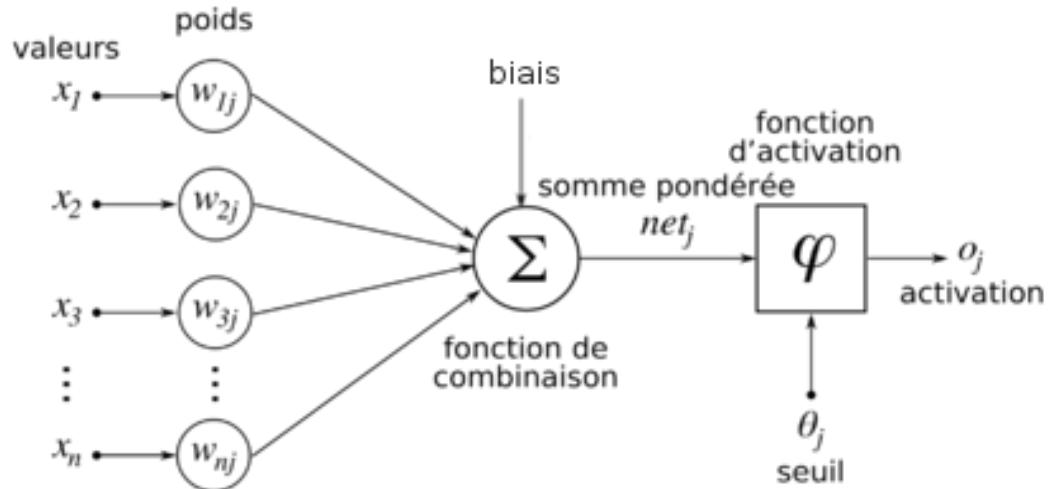
Source: Brown & Benchmark
Introductory Psychology
Electronic Image Bank (1995). Times Mirror Higher Education Group, Inc.

Les dendrites reçoivent un signal électrique

Les Synapses transforment ce signal

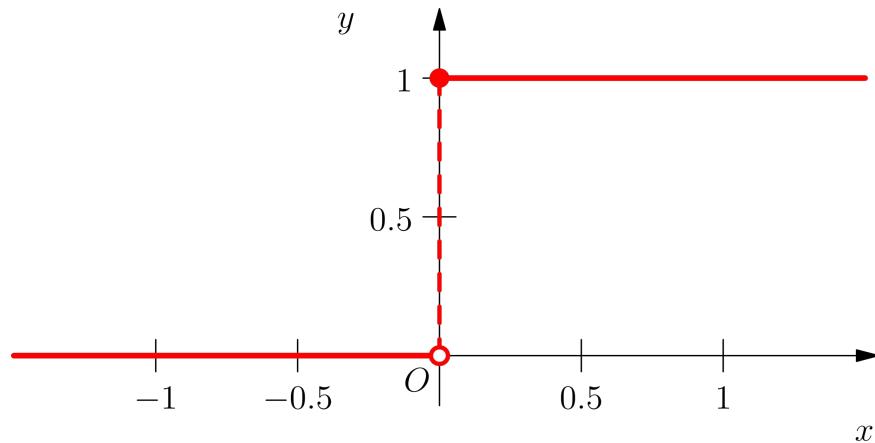
Au delà d'un certain seuil, le neurone s'active (**excitation**)
-> **envoi d'un signal** à d'autres neurones

Neurone formel (1943)



Activation :
Fonction Seuil

Représentation mathématique d'un neurone biologique

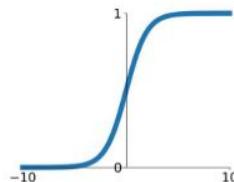


Fonctions d'activations

Activation Functions

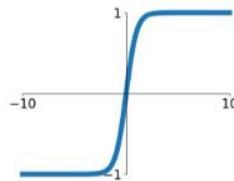
Sigmoid

$$\sigma(x) = \frac{1}{1+e^{-x}}$$



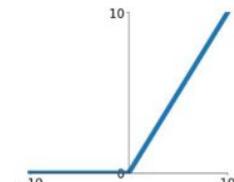
tanh

$$\tanh(x)$$



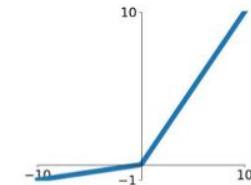
ReLU

$$\max(0, x)$$



Leaky ReLU

$$\max(0.1x, x)$$

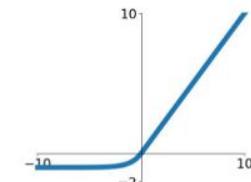


Maxout

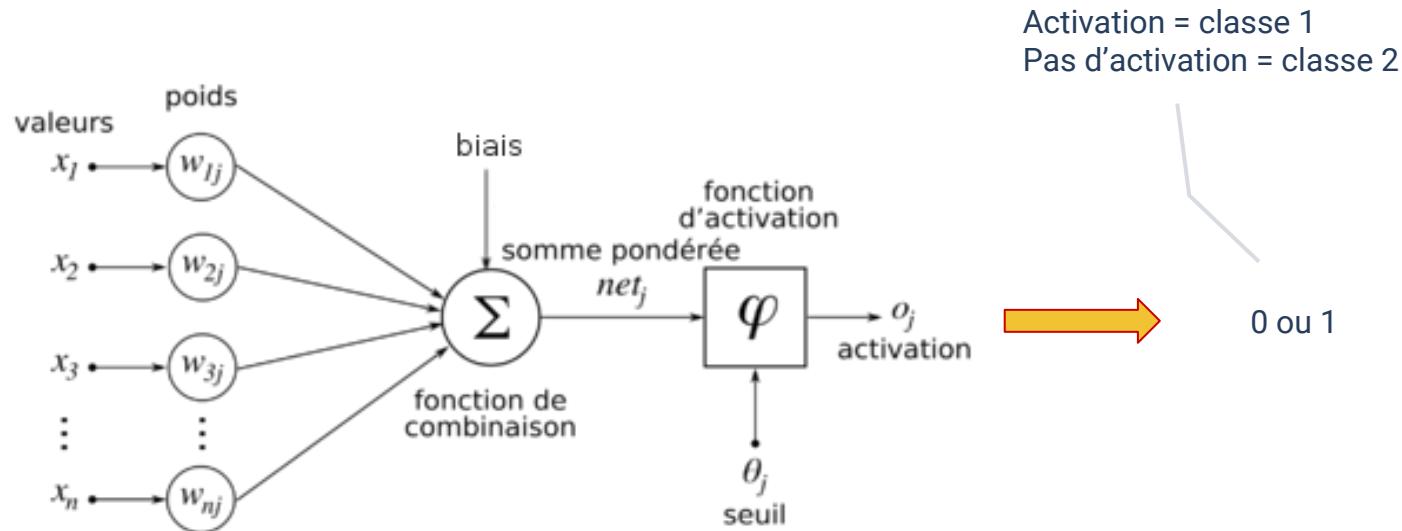
$$\max(w_1^T x + b_1, w_2^T x + b_2)$$

ELU

$$\begin{cases} x & x \geq 0 \\ \alpha(e^x - 1) & x < 0 \end{cases}$$



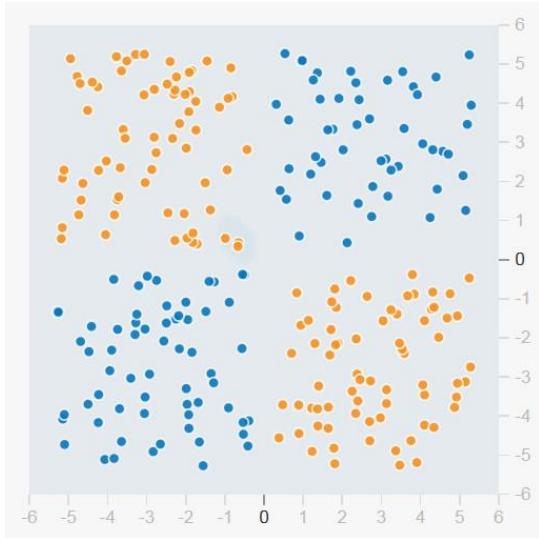
Perceptron (1957)



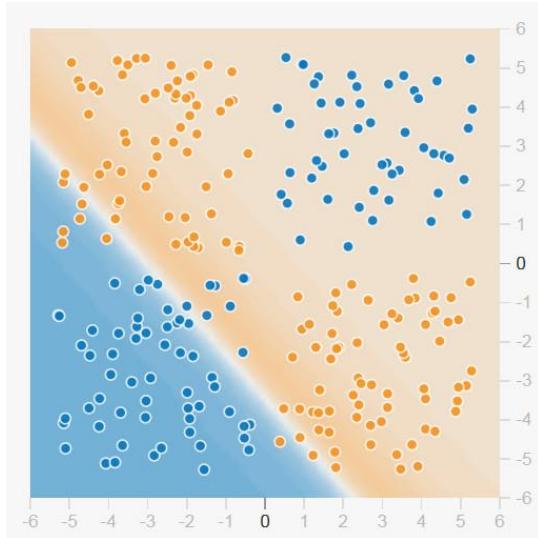
Perceptron : **Neurone artificiel** utilisé pour faire de la **classification**

-> **Apprentissage** : Trouver les poids qui marchent

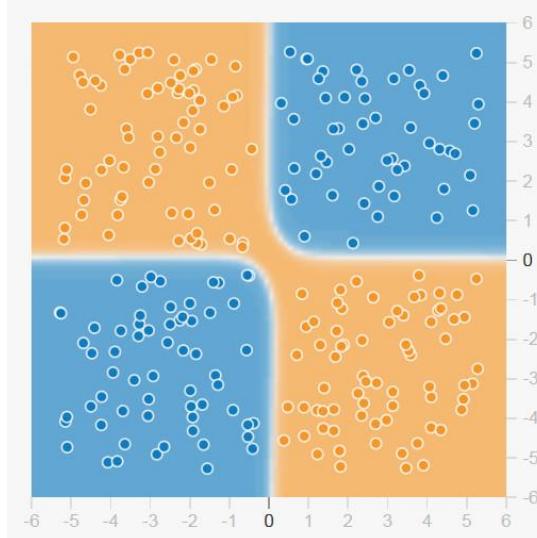
Perceptron simple



Problème XOR

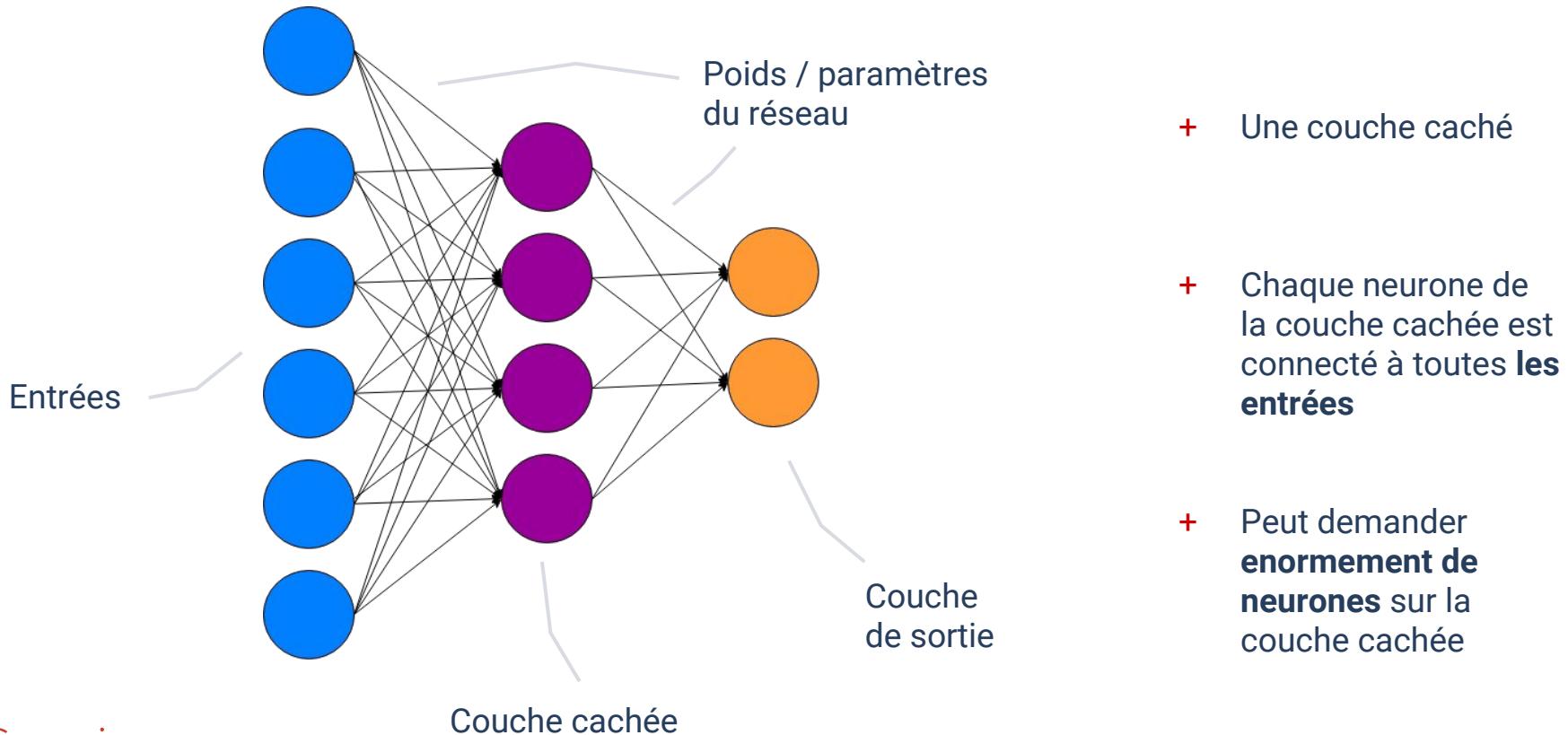


Solution d'un
perceptron simple

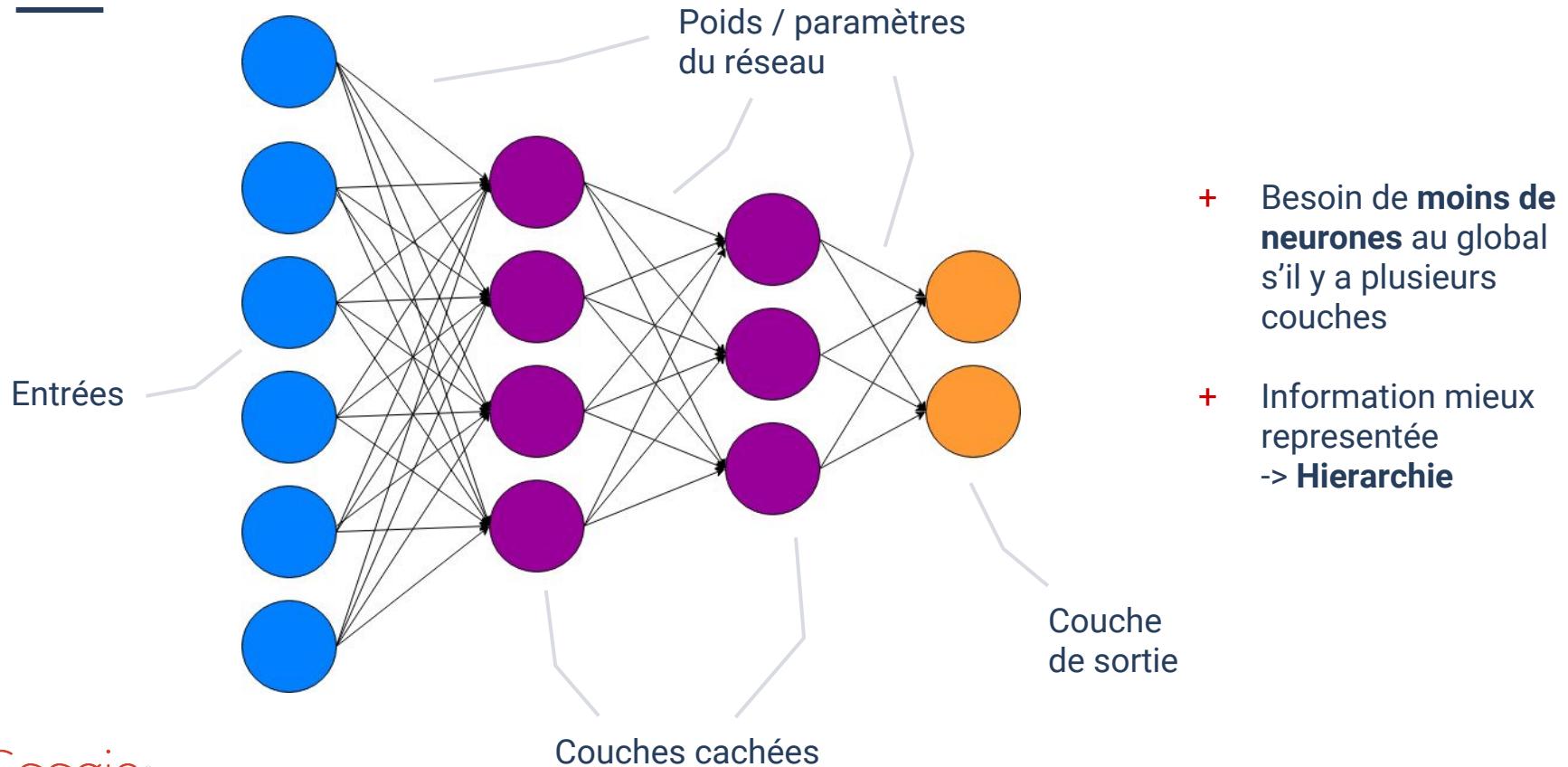


Bonne solution

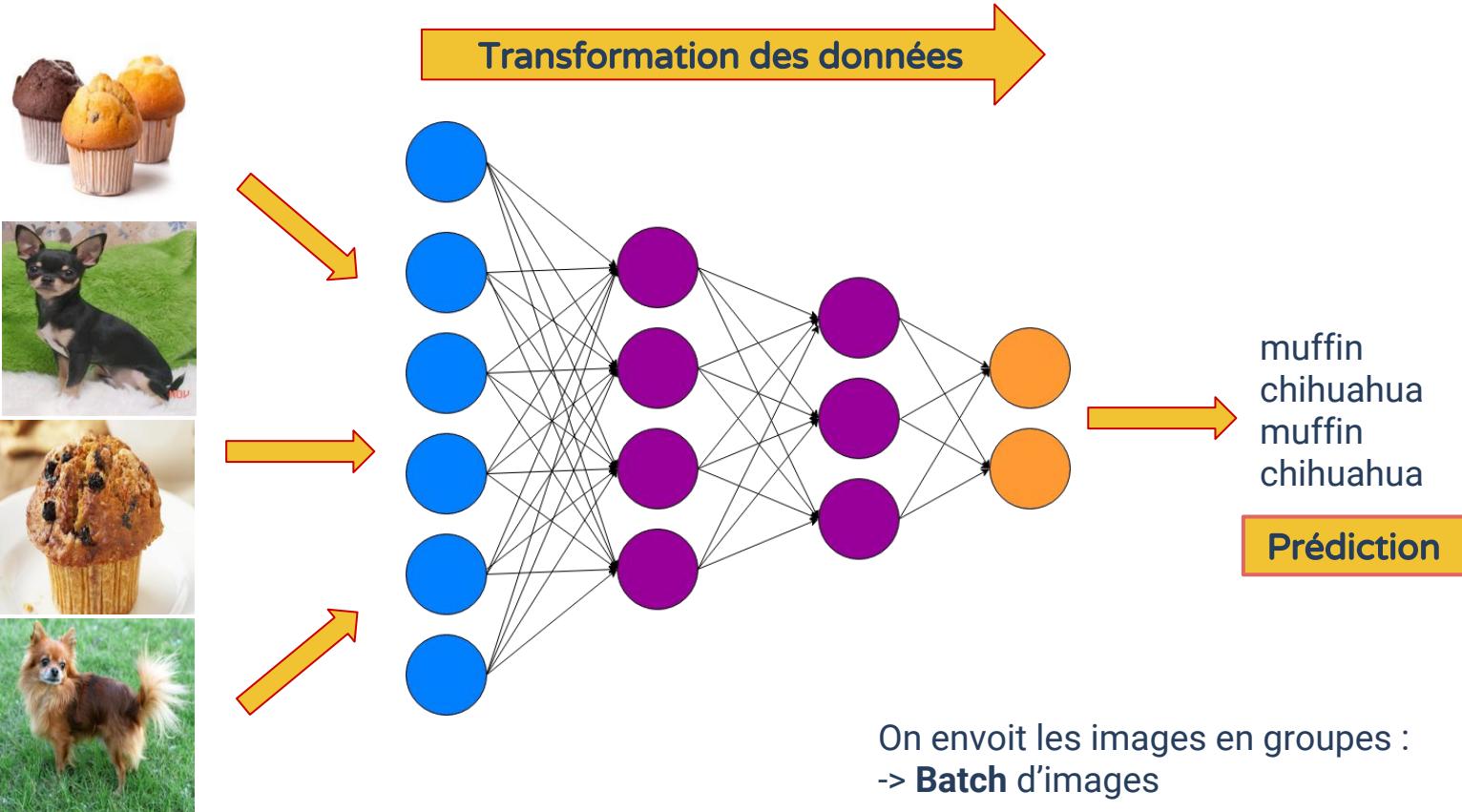
Réseaux de neurone : Perceptron à une couche



Perceptron multicouche



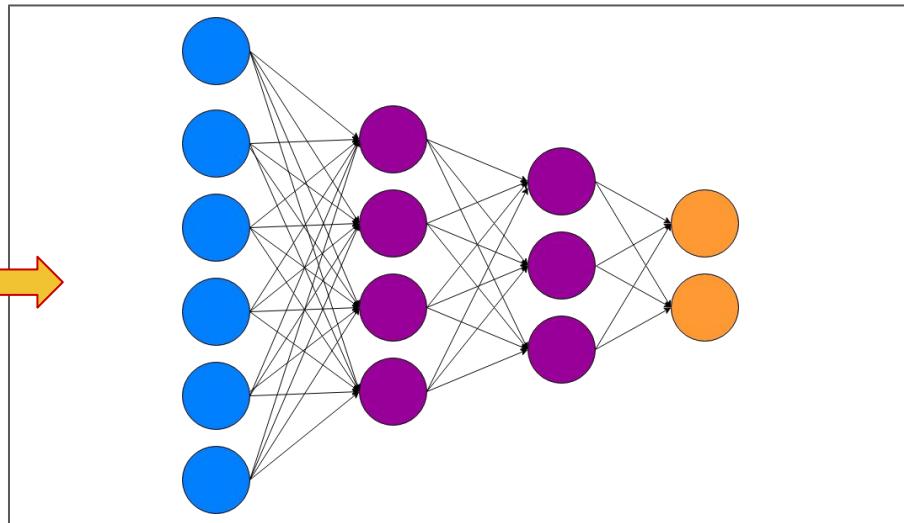
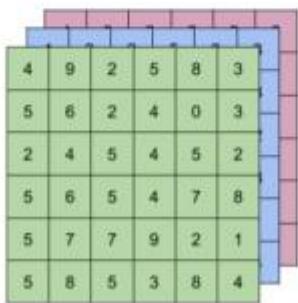
Prédiction d'un réseaux de neurones



Deep Learning : Images



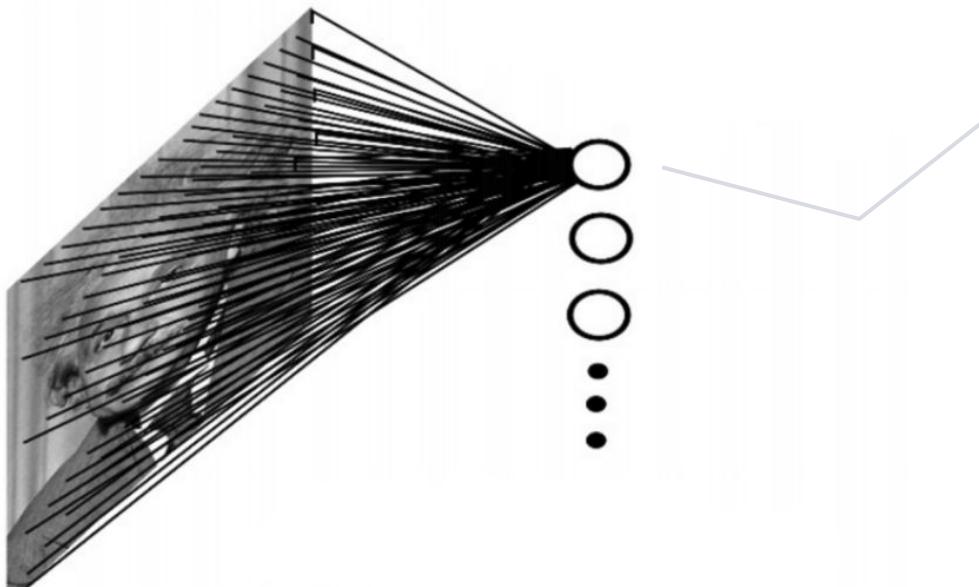
Color Image
(RGB)



Comment donner une image à un réseau de neurones ?
Image = Tenseur en 3 dimension

Deep Learning : Images

FULLY CONNECTED NEURAL NET



Chaque neurone de la 1ere couche est connecté à **chaque pixel** de l'image.

Images $256 \times 256 \times 3$
-> 196608 **pixels** en entrée

-> **Transformation** de l'image pour aplatiser les 3 **channels** de couleurs

Deep Learning Frameworks

Caffe



DL4J
Deeplearning4j

K
KERAS

Microsoft
CNTK

MatConvNet

MINERVA

mxnet



TensorFlow

theano



GLUON

++
Caffe2

P Y T $\ddot{\text{o}}$ R C H



Saagie®

Deep Learning Frameworks

Caffe



MINERVA

mxnet



DL4J
Deeplearning4j



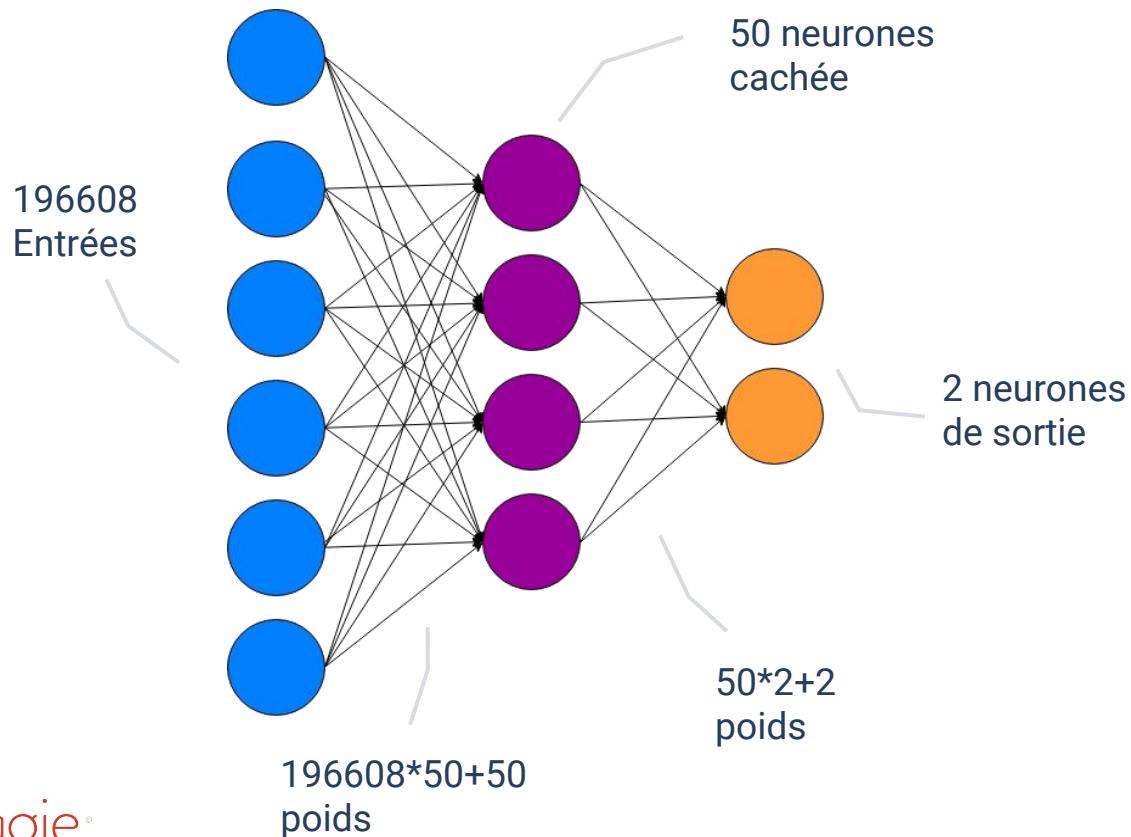
MatConvNet

theano



Pytorch

Apprentissage d'un réseau



Presque **dix millions** de paramètres (poids) à trouver

-> Comment faire?

Apprentissage d'un réseau de neurones

→ Calculer l'erreur :

Fonction cout (loss) : **Distance** entre mes **prédictions** et la **vérité** (le label)

→ Objectif : **minimiser** la fonction de coût : réduire les erreurs du réseau

- + Trouver les poids qui rendent l'erreur la plus petite possible
- + Problème : pas de solution analytique
- + Solution : aller petit à petit vers une meilleure solution
-> Gradient : direction de la solution

$$\text{Cross entropy: } - \sum Y'_i \cdot \log(Y_i)$$

actual probabilities,
/ "one-hot" encoded

computed probabilities

$$\begin{matrix} 0 & 1 \\ \boxed{0} & \boxed{1} \end{matrix}$$

$$\begin{matrix} 0.1 & 0.9 \\ 0 & 1 \end{matrix}$$

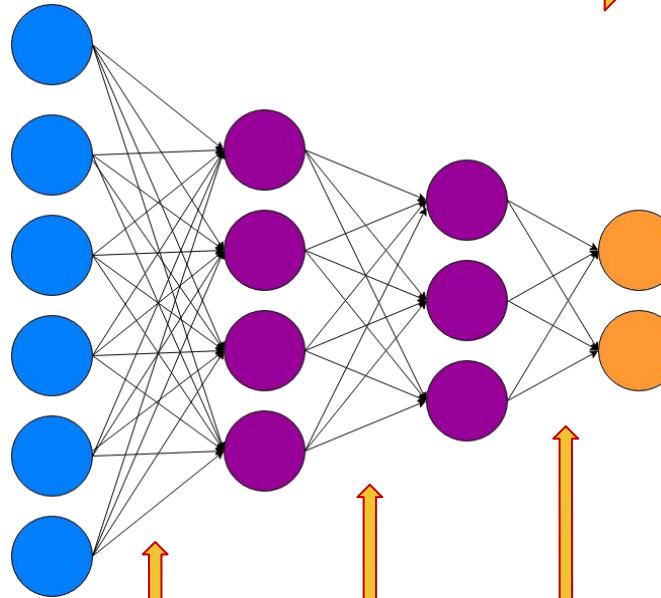
Retropropagation du gradient

Batch de données en entrée

[1 0]
[0 1]
[1 0]
[0 1]
[1 0]
[0 1]



Transformation des données



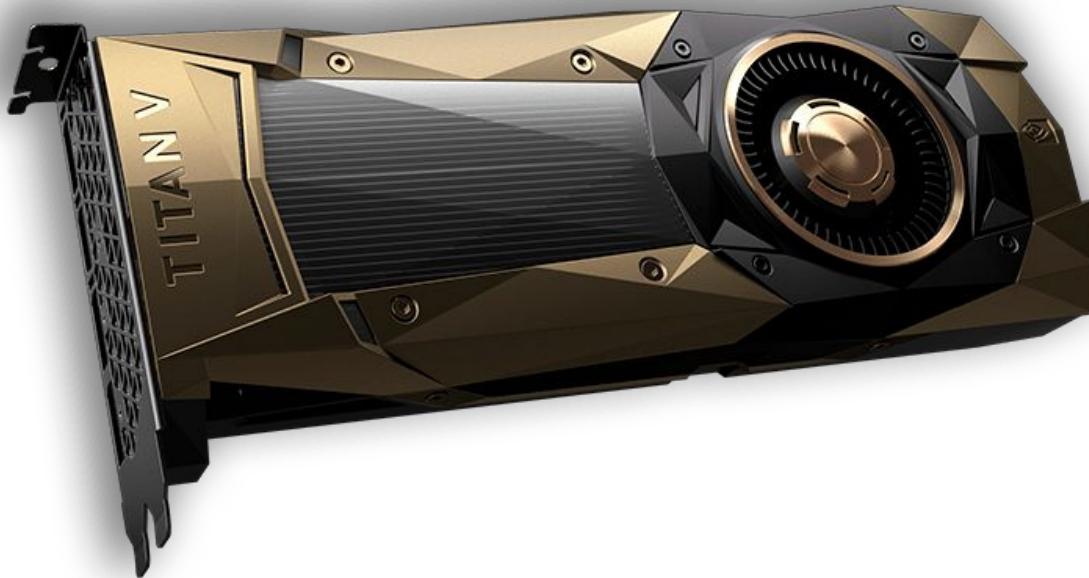
Prédictions

Chihuahua	Muffin
0.7	0.3
0.1	0.9
0.8	0.2
0.4	0.6
0.6	0.4
0.5	0.5

Calcul des erreurs

- + Une MAJ des poids par batch de données

Apprentissage : Puissance de calcul

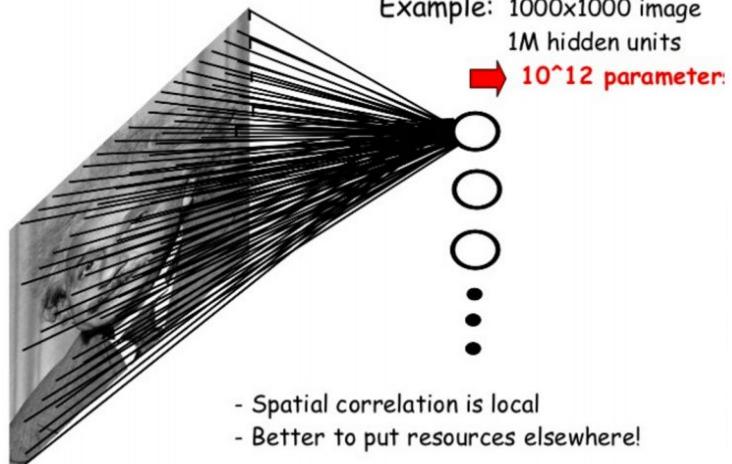


- + Enormement de petits calculs en parallèle
- + Utilisation de carte graphiques : GPUs
- + Apprentissage peut-être très long (jours, semaines, mois) et compliqué

Pytorch

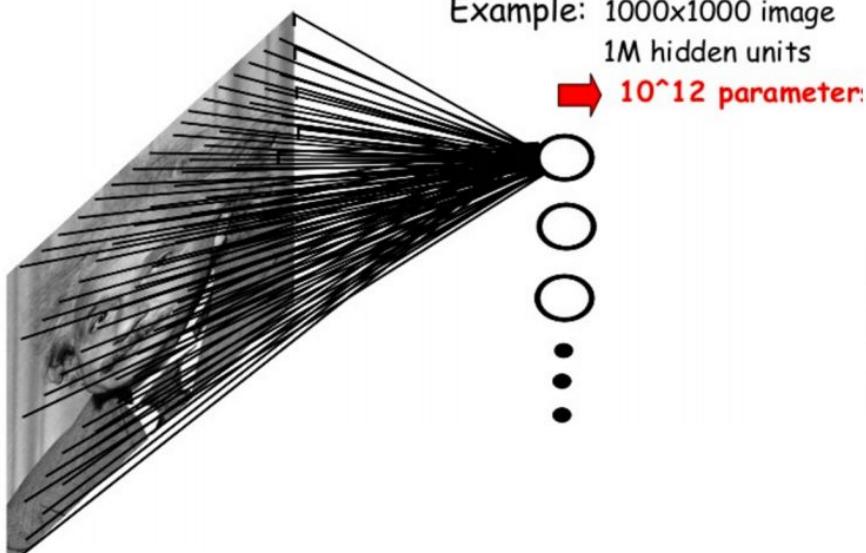
Deep Learning : Images

FULLY CONNECTED NEURAL NET

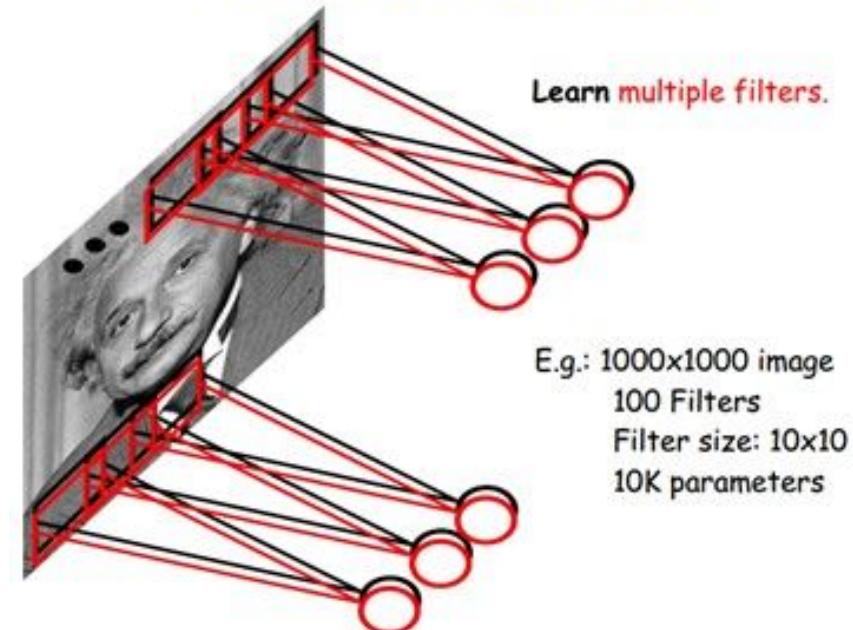


Fully-connected versus Convolutions on images

FULLY CONNECTED NEURAL NET



CONVOLUTIONAL NET



Convolutions

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Filtre de convolution

1 <small>×1</small>	1 <small>×0</small>	1 <small>×1</small>	0	0
0 <small>×0</small>	1 <small>×1</small>	1 <small>×0</small>	1	0
0 <small>×1</small>	0 <small>×0</small>	1 <small>×1</small>	1	1
0	0	1	1	0
0	1	1	0	0

Image

4		

Convolved
Feature

Convolutions : filtres



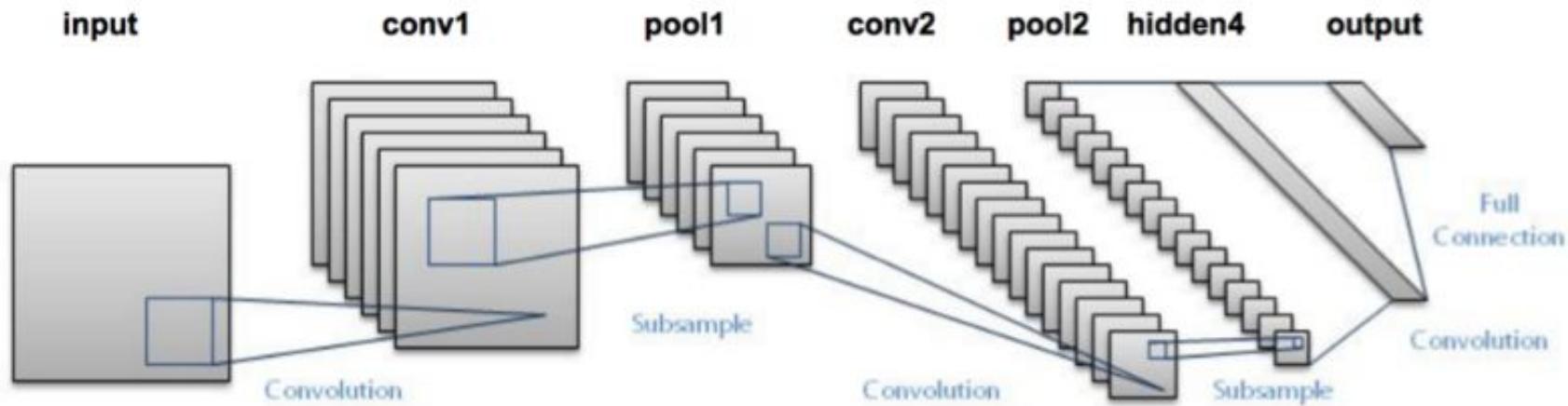
$$\begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

Detecteur
de contour



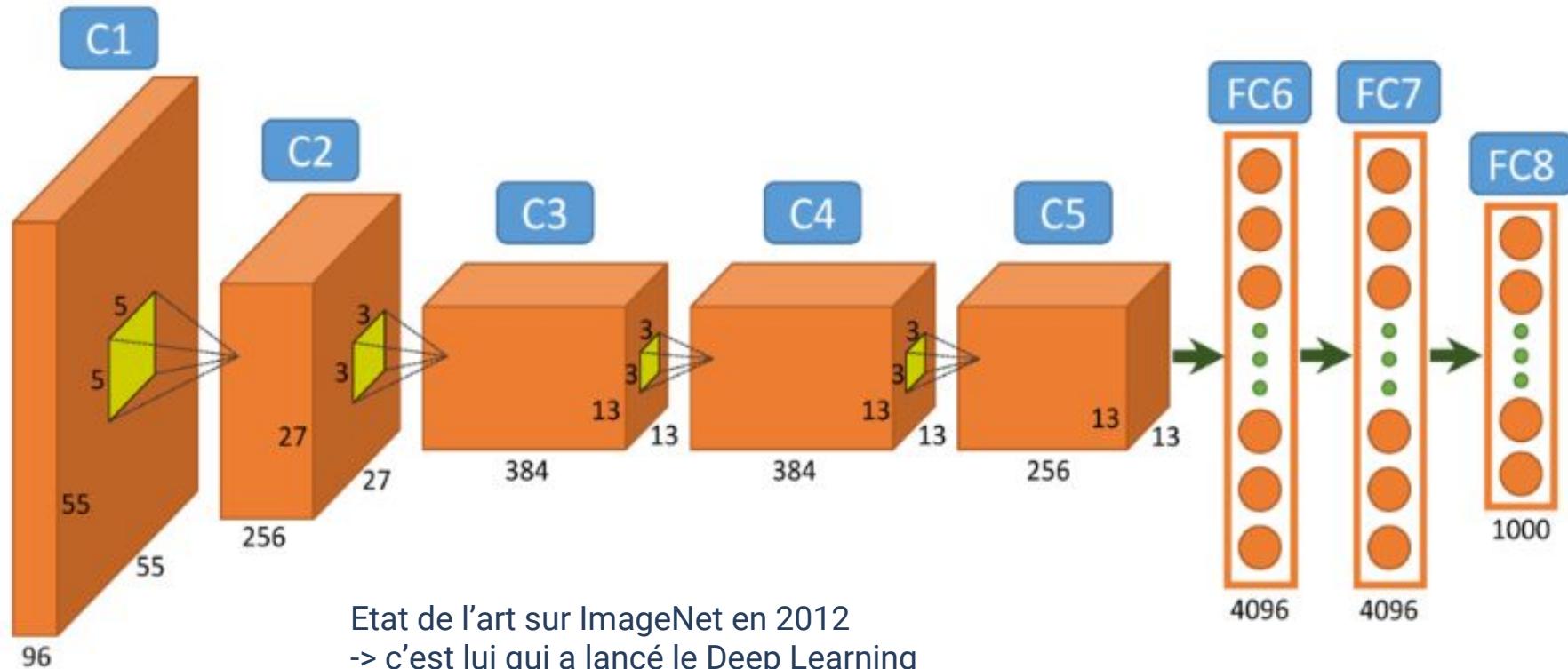
- + Réseau convolutionnel -> Beaucoup de filtres appliqués
- + Apprentissage : Trouver les filtres adaptés pour résoudre le problème
- + Hiérarchie de représentation des filtres

Réseau convolutionnel : LeNet



- + Développé fin 80 / début 90
- + Reconnaissance de caractères sur les cheques
- + Architecture de base des réseaux de neurones convolutionnels

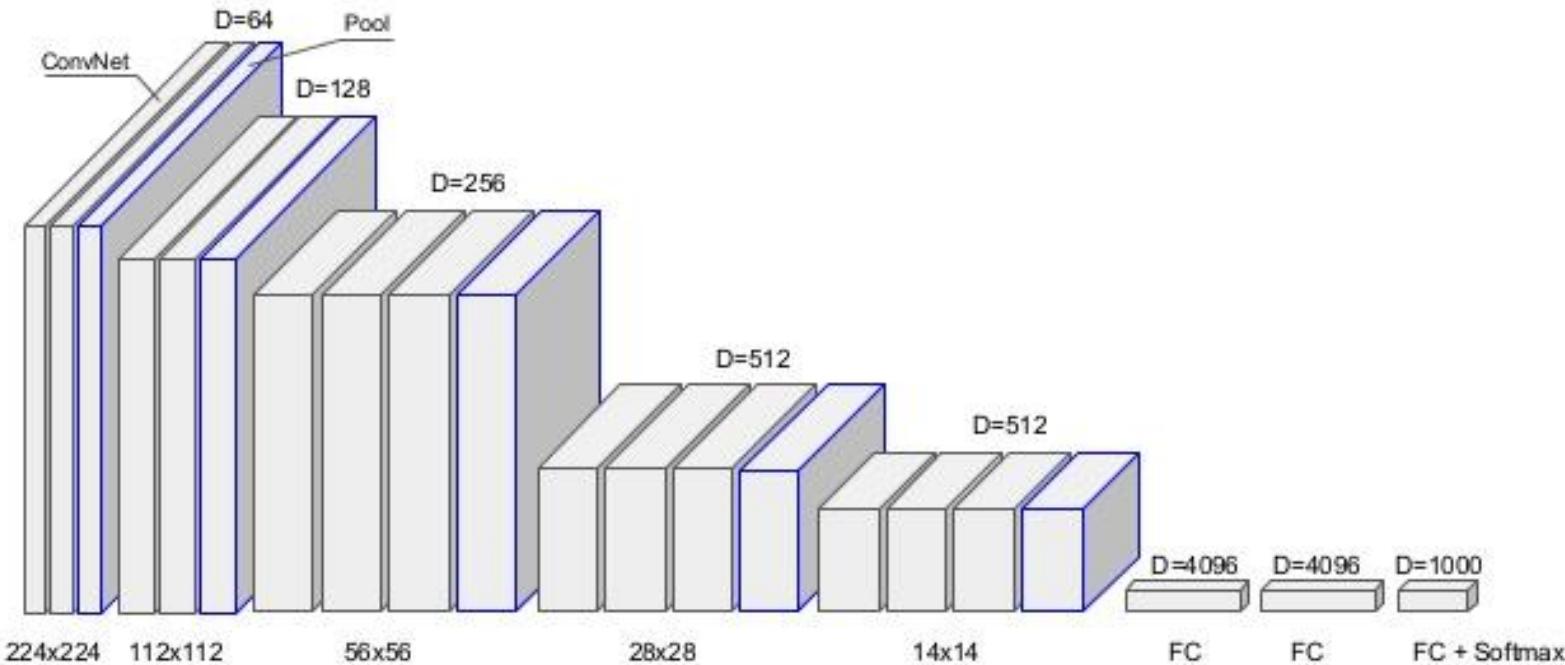
A popular CNN : Alexnet 2012



Etat de l'art sur ImageNet en 2012
-> c'est lui qui a lancé le Deep Learning
-> 60 millions de paramètre

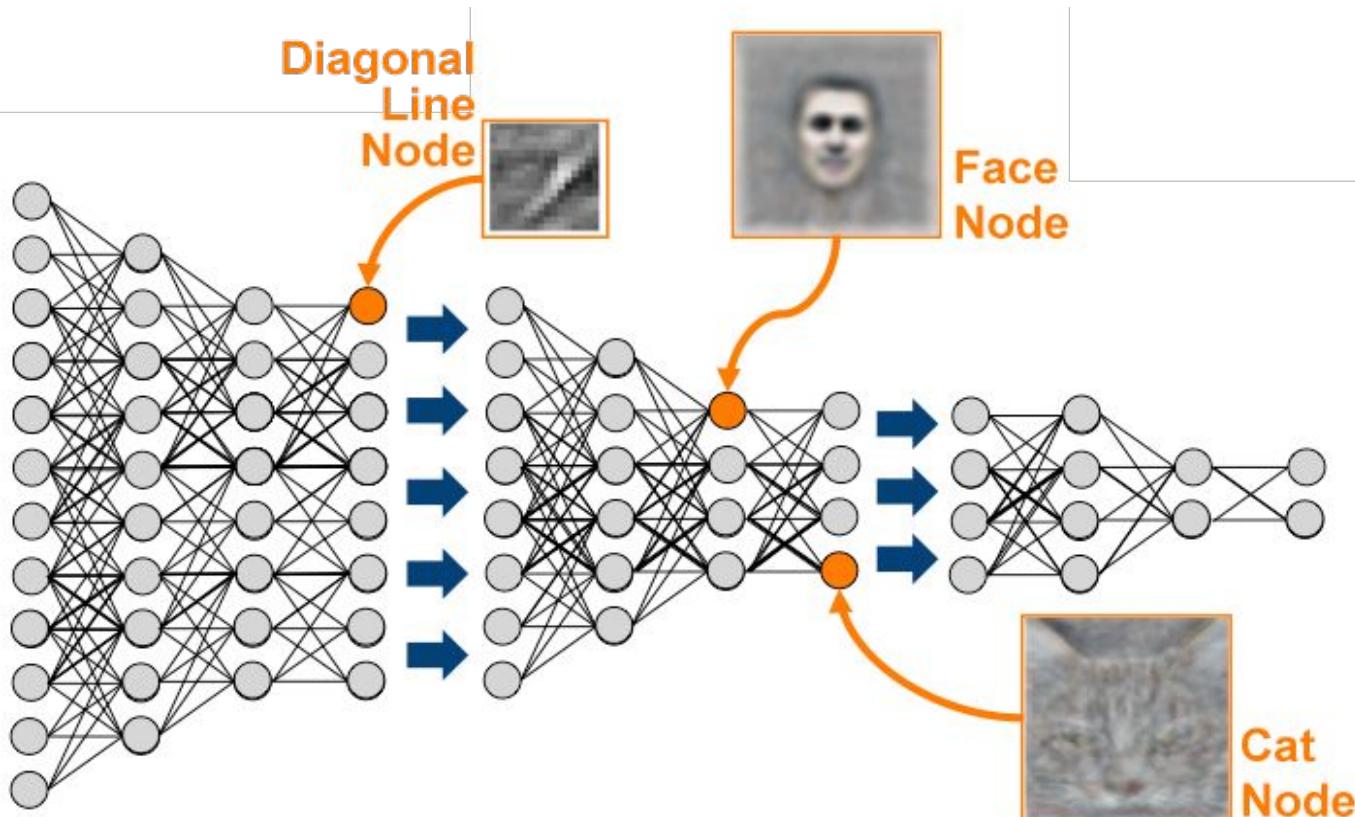
VGGNet

Classical CNN topology - VGGNet (2013)



Pytorch

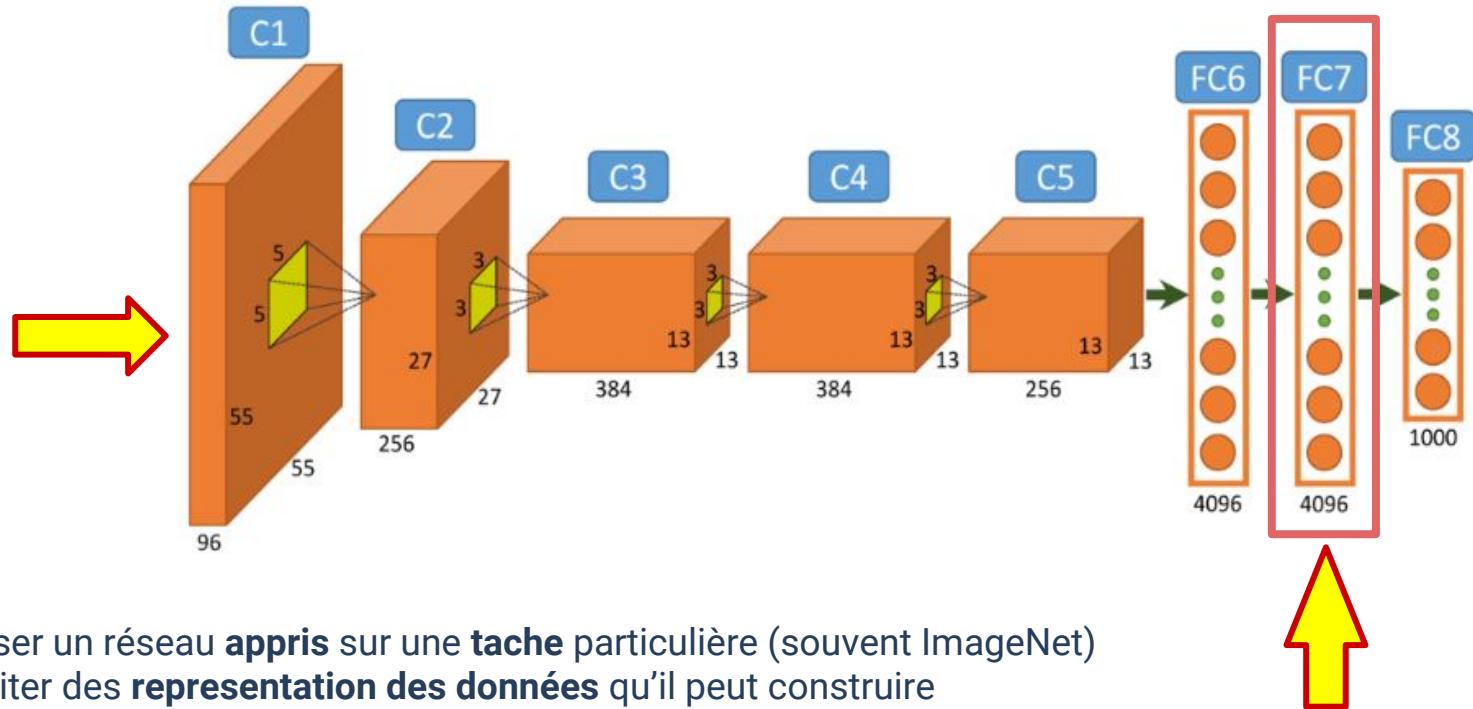
Apprentissage par représentation



+ Les neurones se spécialisent

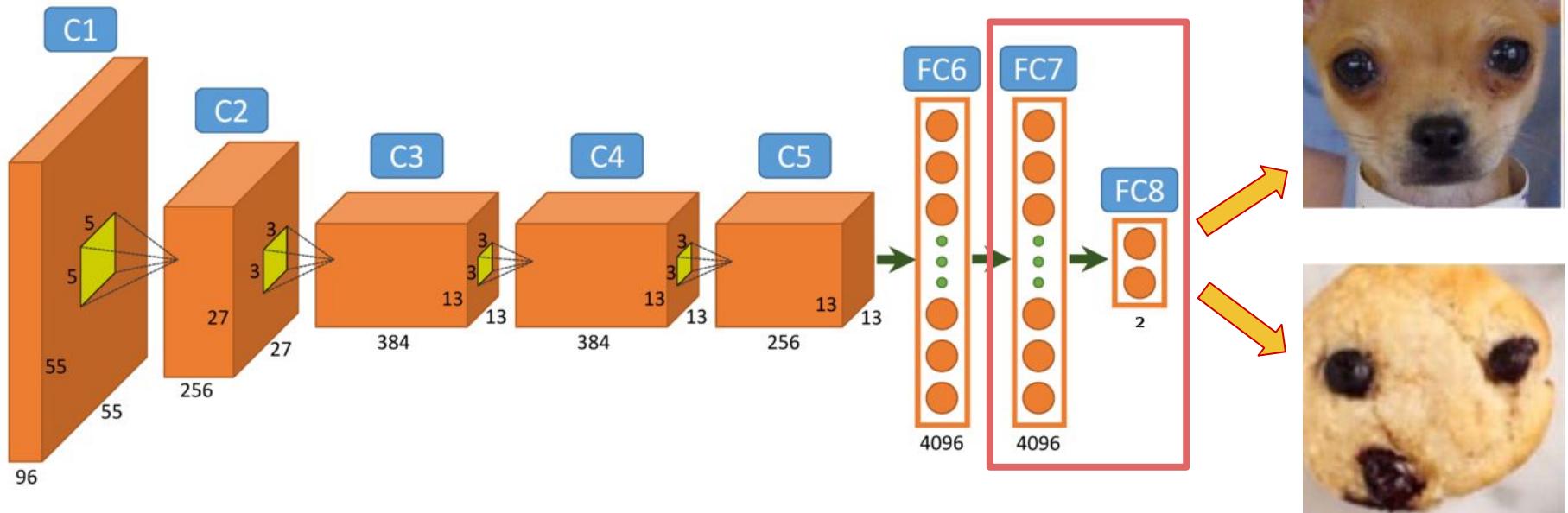
+ Des représentations sont apprises

Representation Learning



- + Utiliser un réseau **apris** sur une **tache** particulière (souvent ImageNet)
- + Profiter des **representation des données** qu'il peut construire

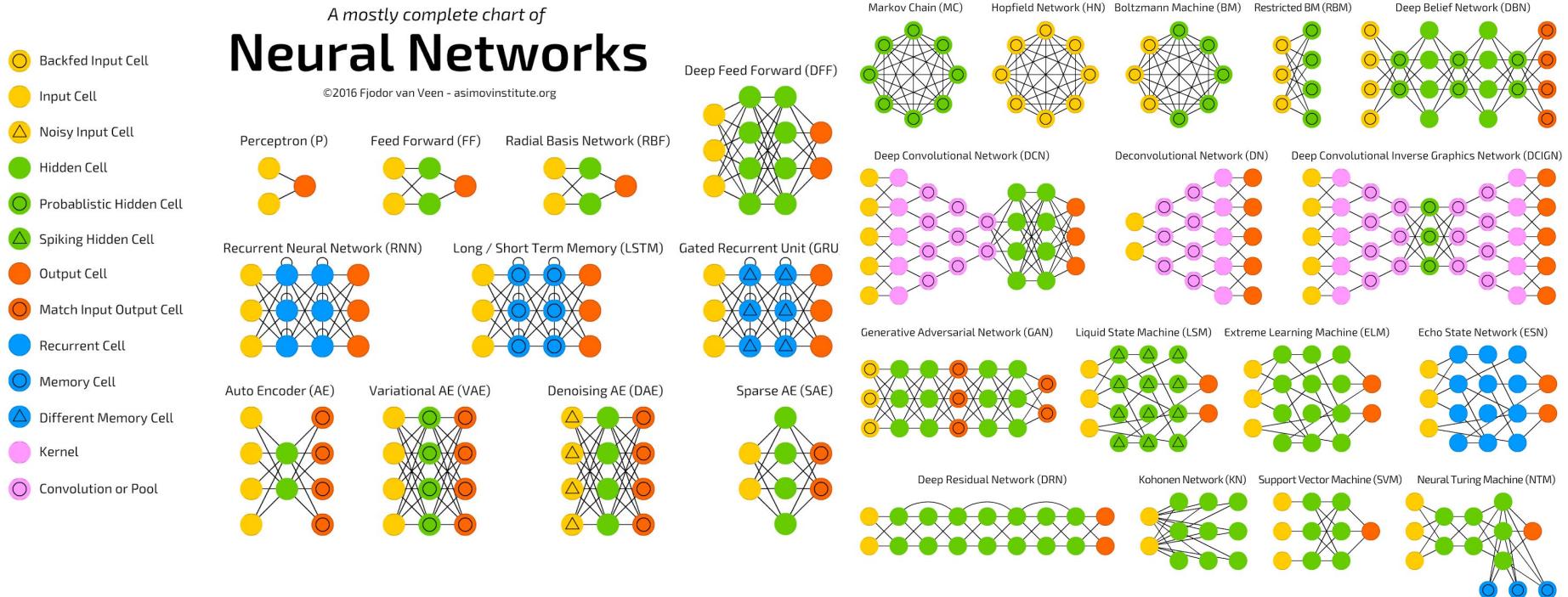
Transfert Learning - Fine Tuning



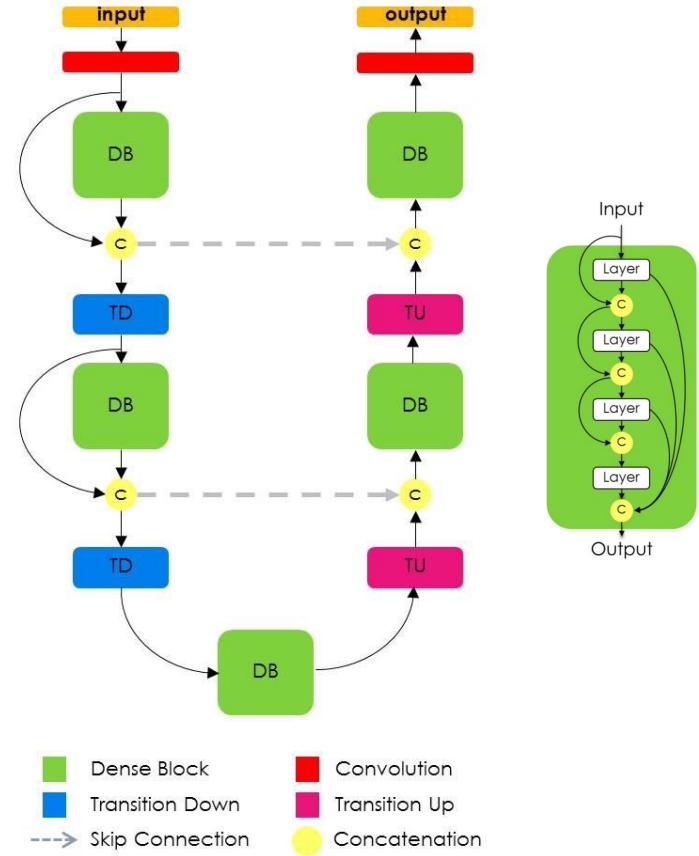
- + Prendre un réseau pré-appris
- + Le “tuner” pour lui apprendre une autre tâche (similaire)

Autres cas d'usages

Quelques exemples de réseaux



Tiramisu



Saagie[°]

NicolasCaging

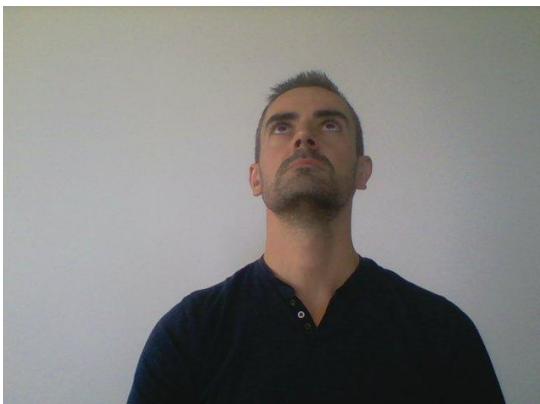
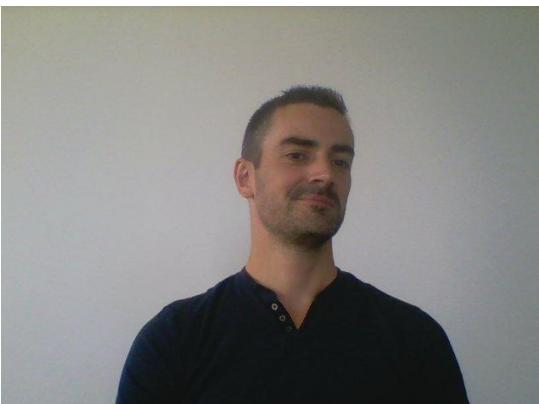


Saagie°

DeepFakes



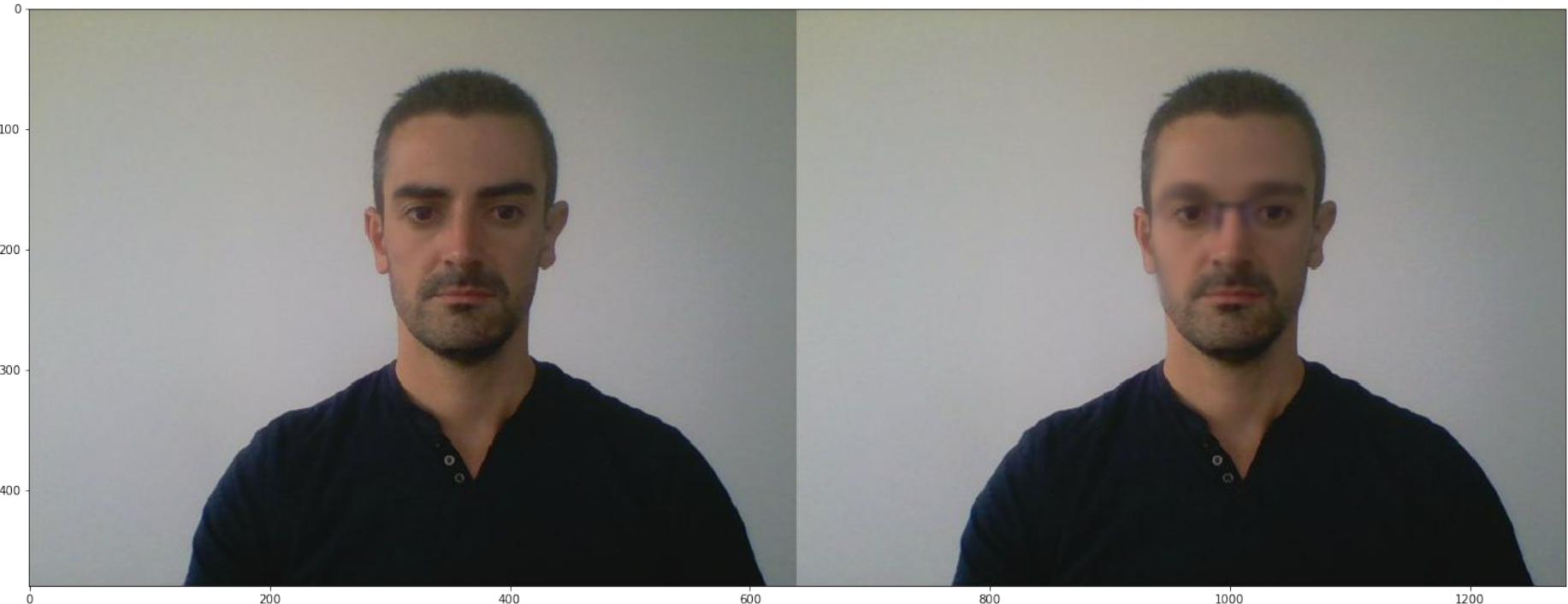
FaceSwap : Dataset



FaceSwap V1



FaceSwap V2



FaceSwap V3





Merci

CONTACT

+**(33)2 72 88 31 69** | contact@saagie.com | www.saagie.com

Saagie®

Seine Innopolis
72, rue de la République
76140 Le Petit-Quevilly

BPI Paris
8 Boulevard Haussmann
75009 Paris

Galvanize San Francisco
44 Tehama St
San Francisco CA 94105