

# Fonctionnement d'un système de classification à l'aide de réseaux de neurones

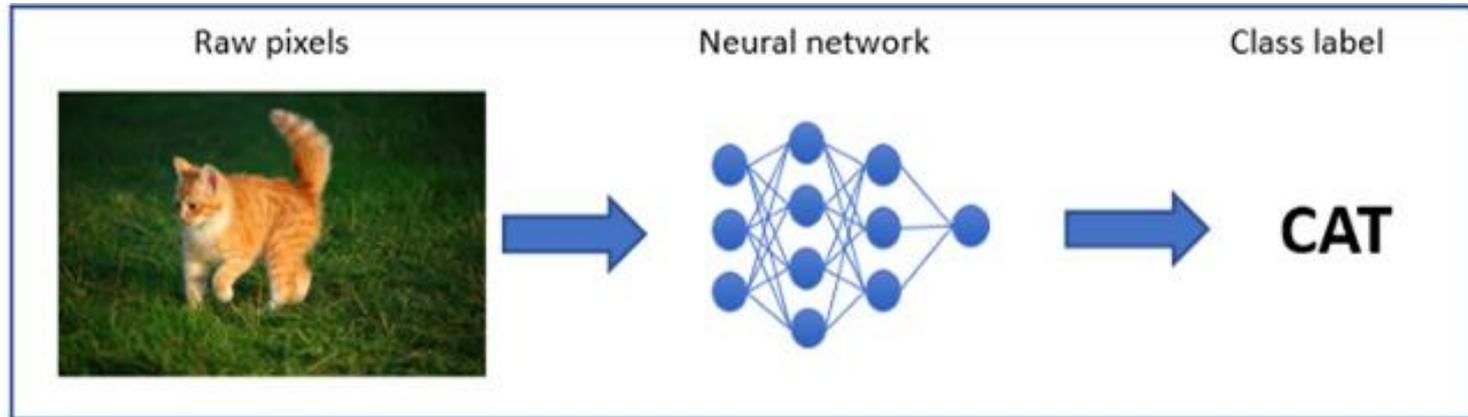
# Sommaire

- Fonctionnement d'un réseau de neurones
- Correction d'un réseau
- Réseaux de neurones à convolution
- Implémentation et Utilisation

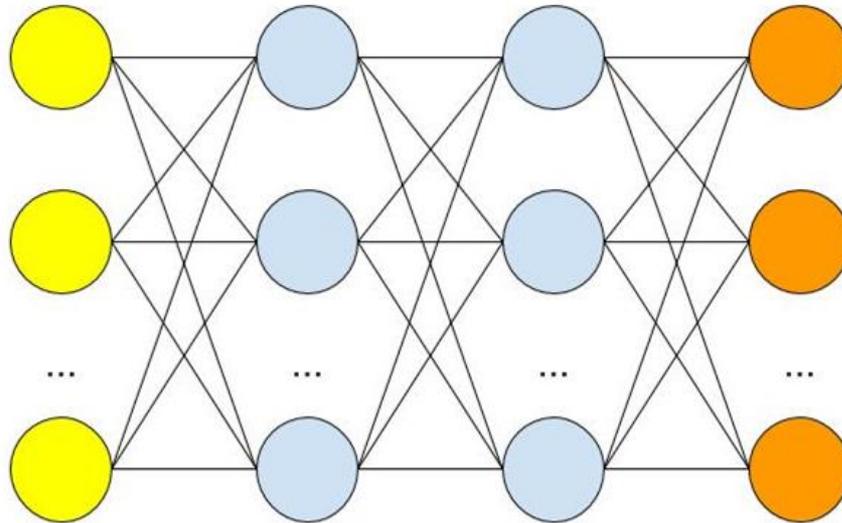
1

# Réseaux de neurones

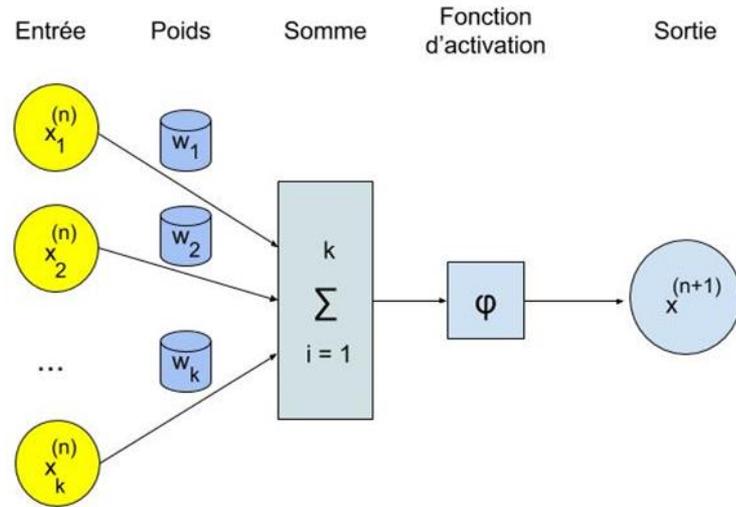
# Système de classification



# Architecture d'un réseau de neurones

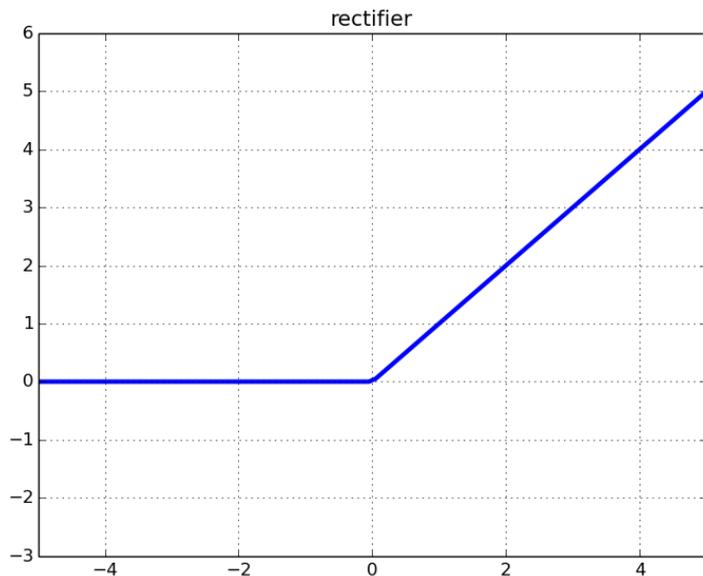


# Fonctionnement d'un neurone



$$x_j^{(n+1)} = g^{(n+1)}(h_j^{(n+1)}) = g^{(n+1)}\left(\sum_{k=1}^K w_{jk}^{(n+1)} x_k^{(n)}\right)$$

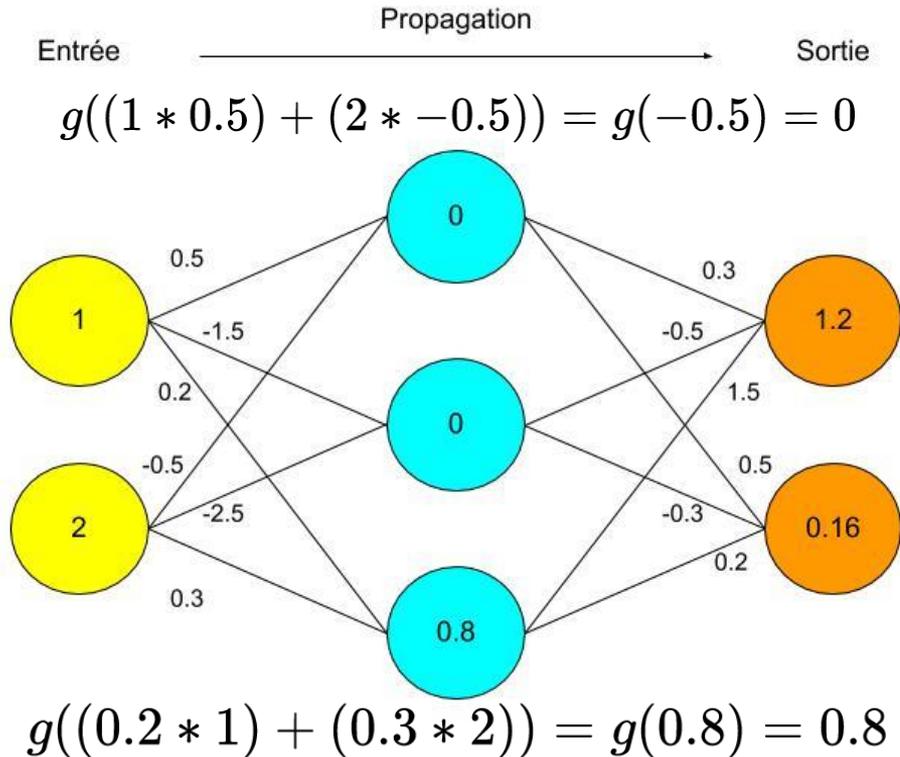
# La fonction ReLU



$$g(x) = x^+ = \max(0, x)$$

$$g'(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

# Propagation



# 2

## Rétropropagation

Améliorer notre modèle

# Calcul des erreurs

Sortie  
 $\vec{y}$

Attendu  
 $\vec{t}$

1.2

1

0.16

0

## Calcul des erreurs

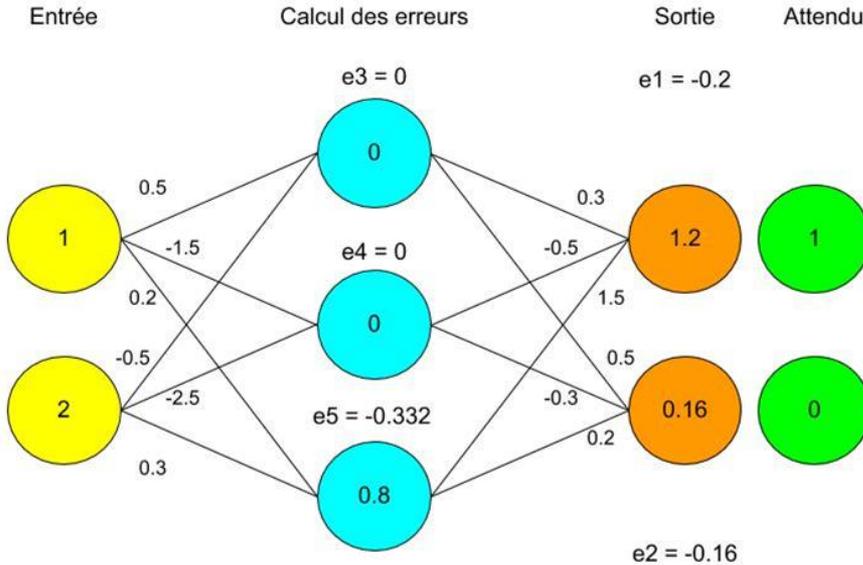
Erreur de sortie

$$e_i^{sortie} = g'(h_i^{sortie}) [t_i - y_i]$$

Erreur sur les couches inférieures

$$e_j^{(n-1)} = g'^{(n-1)}(h_j^{(n-1)}) \sum_i w_{ij} e_i^{(n)}$$

# Calcul des erreurs



$$e1 = g'(1.2) * (1 - 1.2)$$
$$e1 = 1 * (-0.2) = -0.2$$

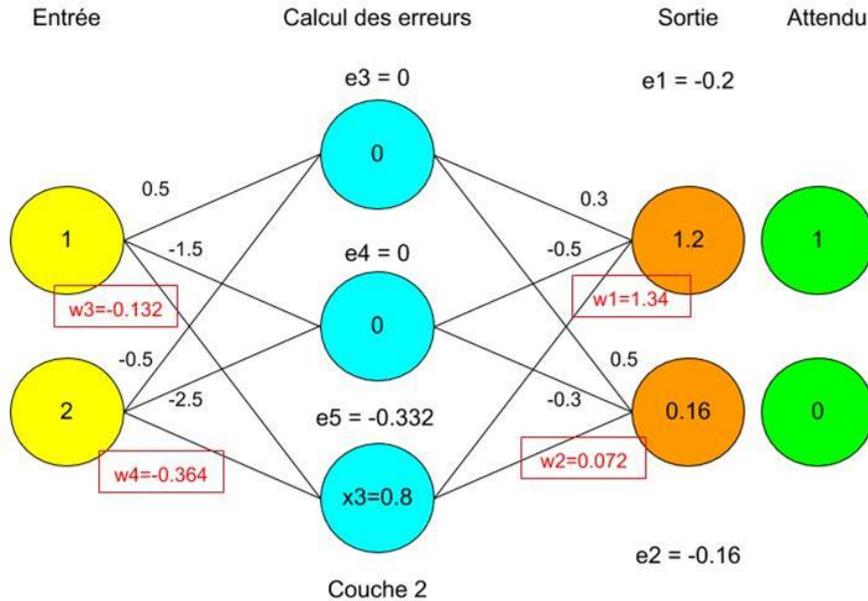
$$e5 = g'(0.8) * [(1.5 * (-0.2)) + (0.2 * (-0.16))]$$
$$e5 = 1 * [-0.3 - 0.032] = -0.332$$

## Correction des poids

$$w_{ij}^{(n)} = w_{ij}^{(n)} + \lambda e_i^{(n)} x_j^{(n-1)}$$

Avec  $\lambda$  le taux d'apprentissage

# Mise à jour des poids



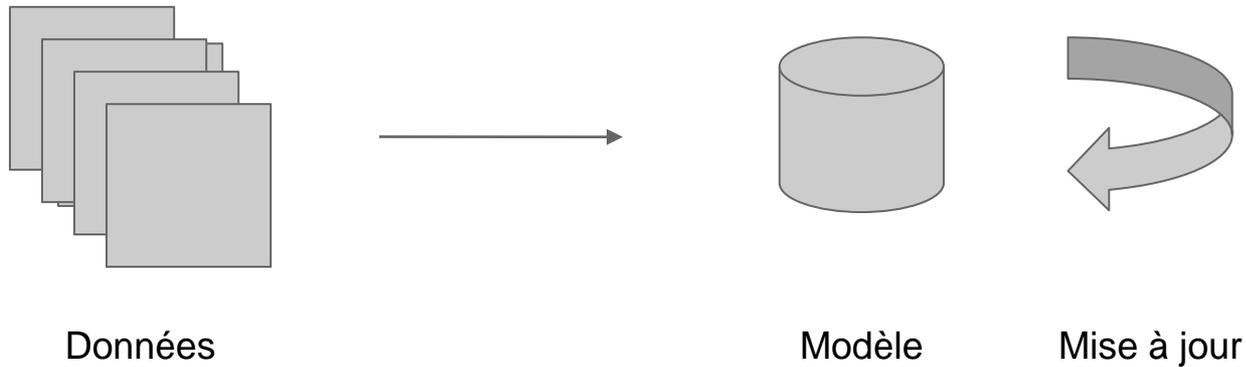
$$w_1 = w_1 + \lambda * e_1 * x_3^{(2)}$$

$$w_1 = 1.5 + 1 * (-0.2) * 0.8$$

$$w_1 = 1.5 - 0.16 = 1.34$$

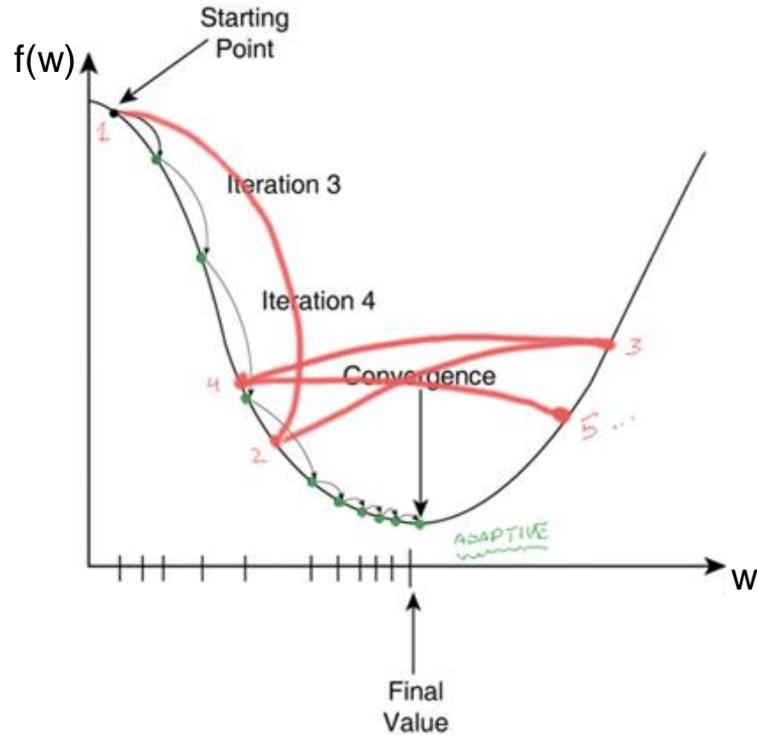
Ici,  $\lambda$  est égal à 1

# Implémentation

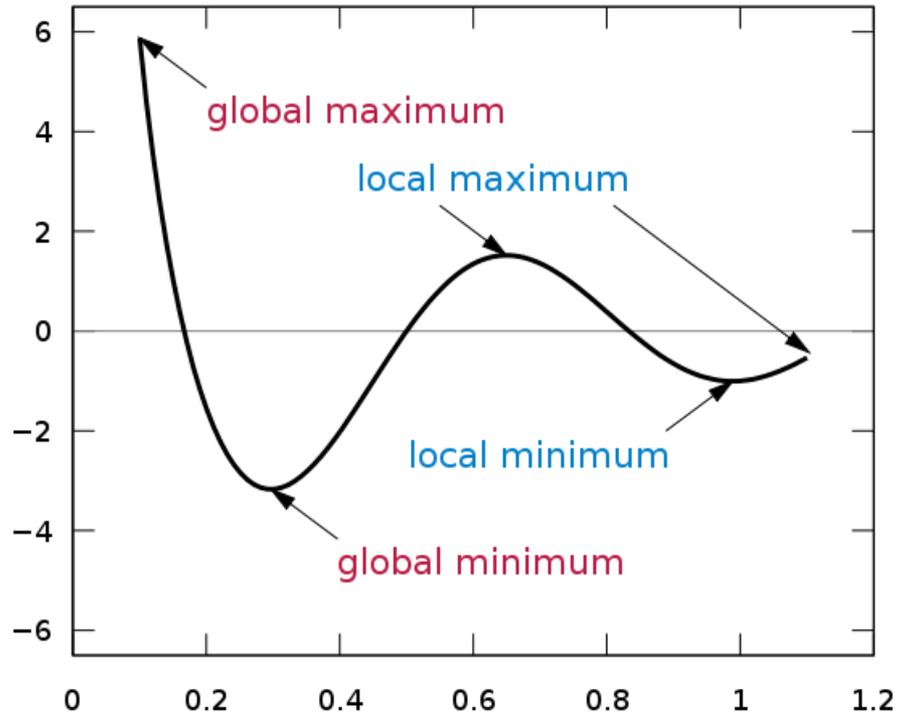


$$\bar{w} = \frac{1}{t} \sum_{i=0}^{t-1} w_i$$

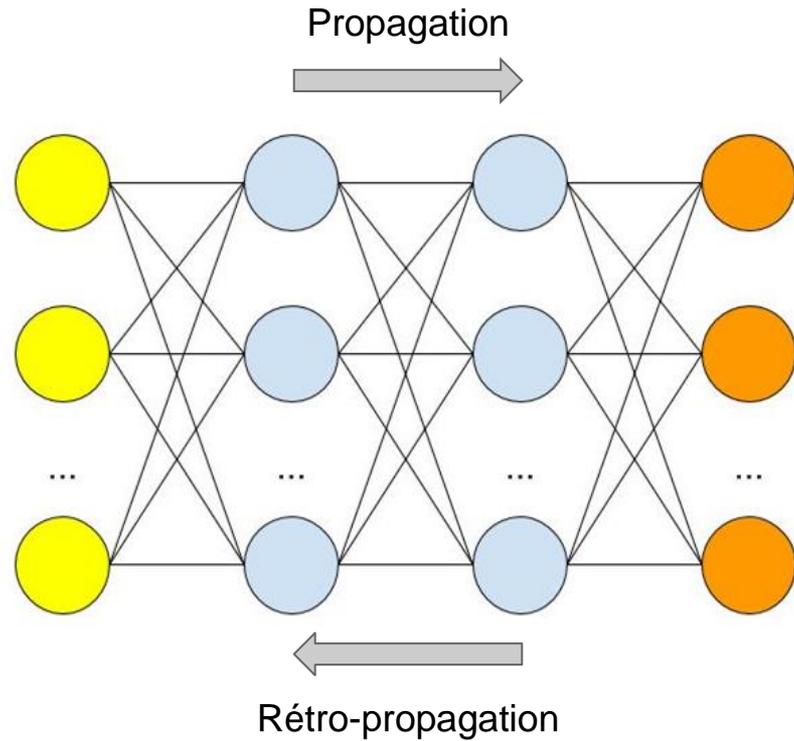
# Convergence de l'algorithme



# Problème lors de la recherche



# Résumé

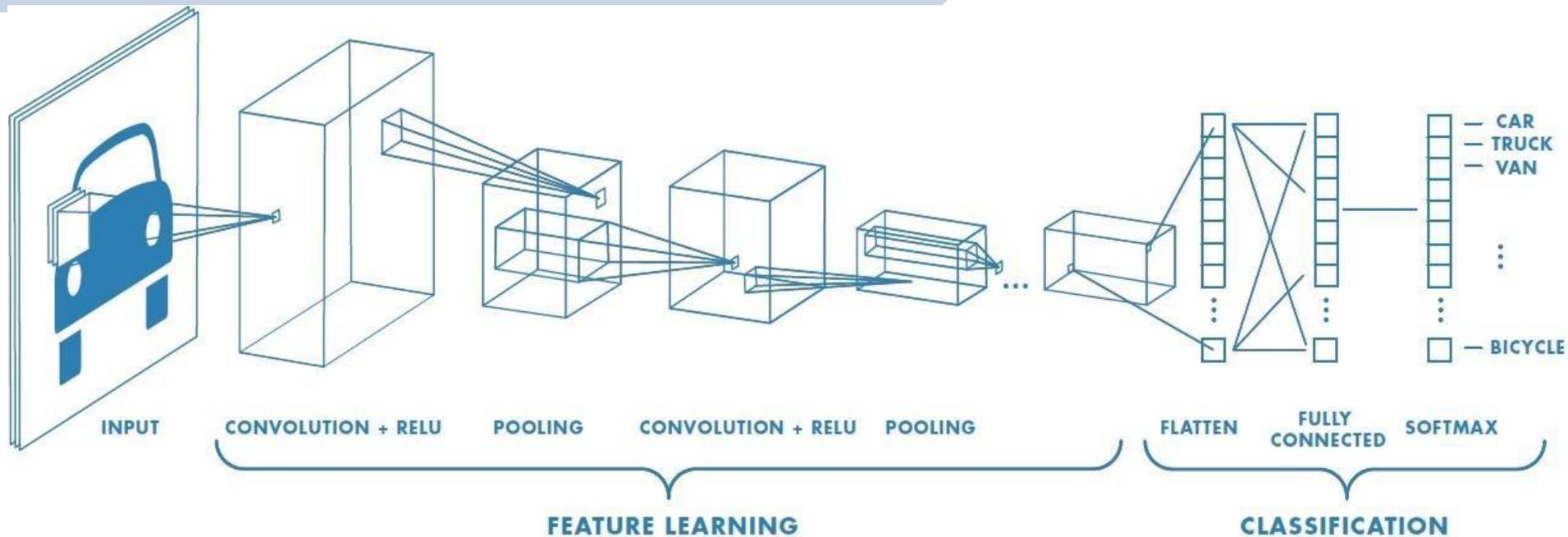


# 3

## Réseau de neurones à convolution

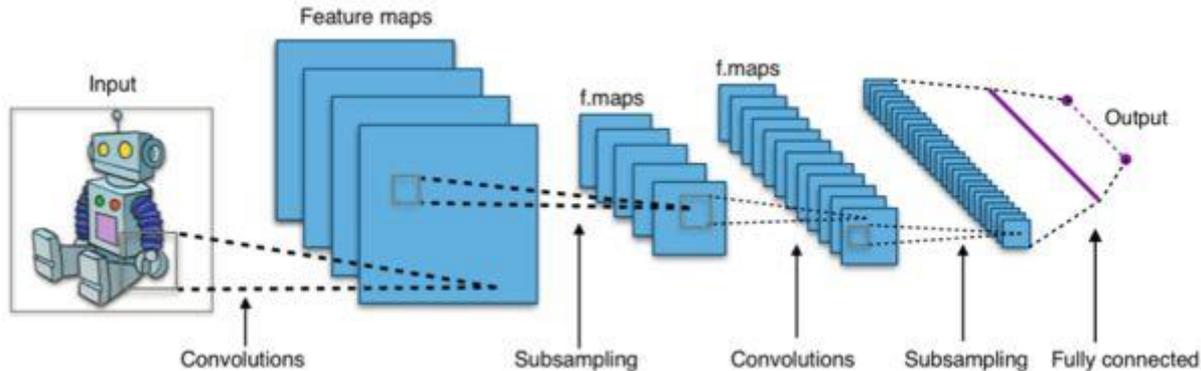
Classifier des images

# Architecture



# Réseau de neurones à convolution (CNNs)

- ▶ Couche de Convolution
- ▶ Couche de Pooling
- ▶ Couche Entièrement Connectée



# Qu'est ce qu'une convolution ?



\*

	0	1	0
	1	-4	1
	0	1	0



# Couche de convolution

1 <sub>x1</sub>	1 <sub>x0</sub>	1 <sub>x1</sub>	0	0
0 <sub>x0</sub>	1 <sub>x1</sub>	1 <sub>x0</sub>	1	0
0 <sub>x1</sub>	0 <sub>x0</sub>	1 <sub>x1</sub>	1	1
0	0	1	1	0
0	1	1	0	0

Image

4		

Convolved  
Feature

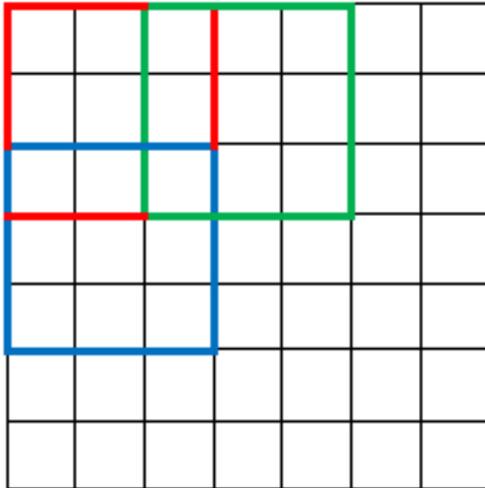
$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

## Paramètres de la couche de convolution

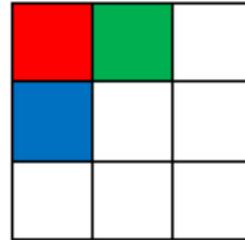
- Le pas de contrôle
- La marge

# Le pas de contrôle

7 x 7 Input Volume



3 x 3 Output Volume

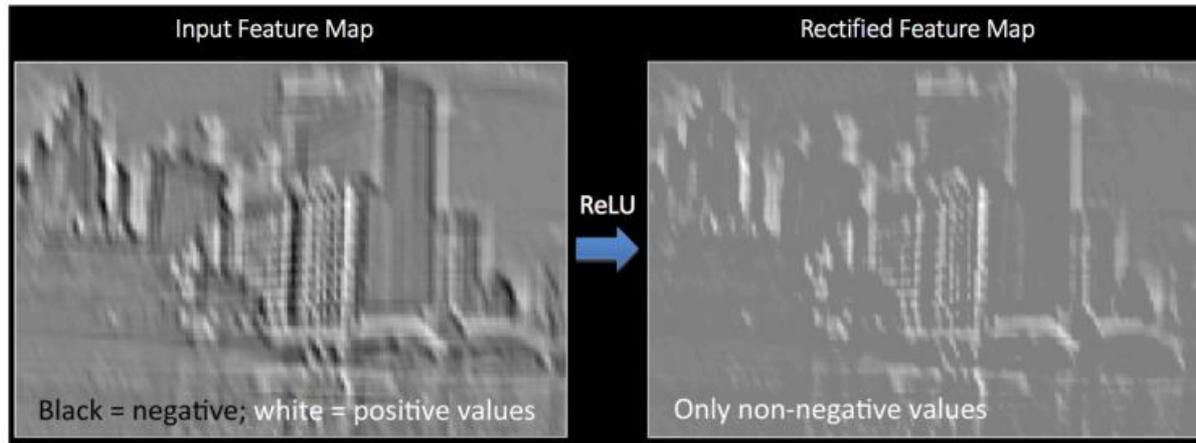


## La marge

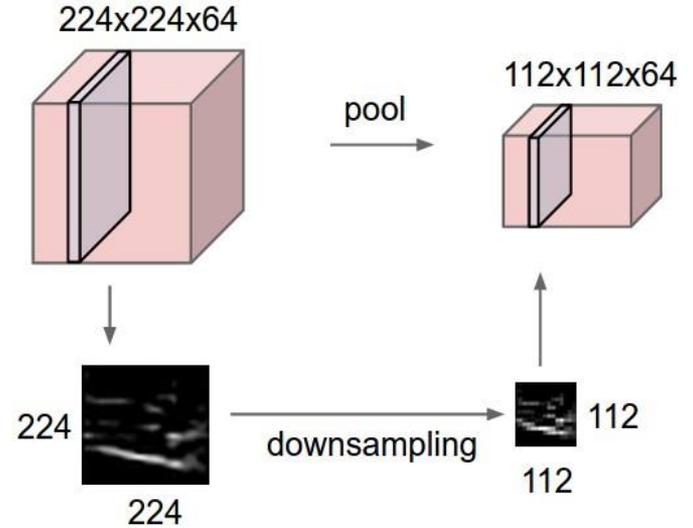
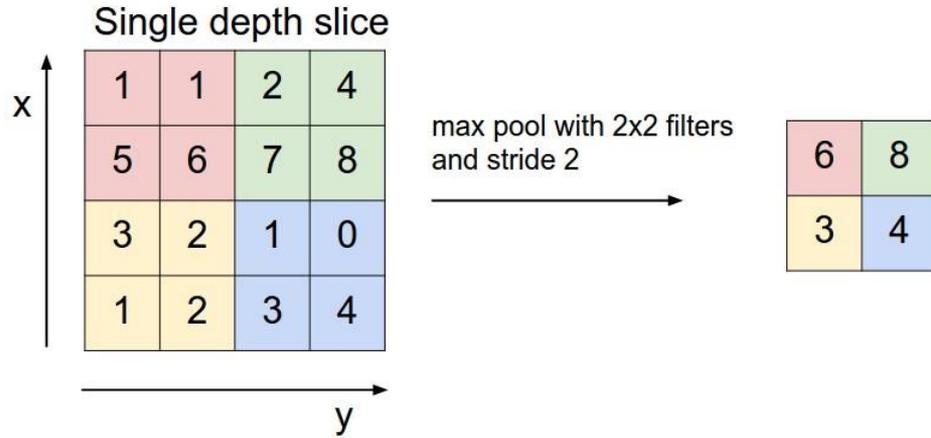
0	0	0	0	0	0	0	0
0	18	54	51	239	244	188	0
0	55	121	75	78	95	88	0
0	35	24	204	113	109	221	0
0	3	154	104	235	25	130	0
0	15	253	225	159	78	233	0
0	68	85	180	214	245	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0

## ReLU - Rectified Linear Unit

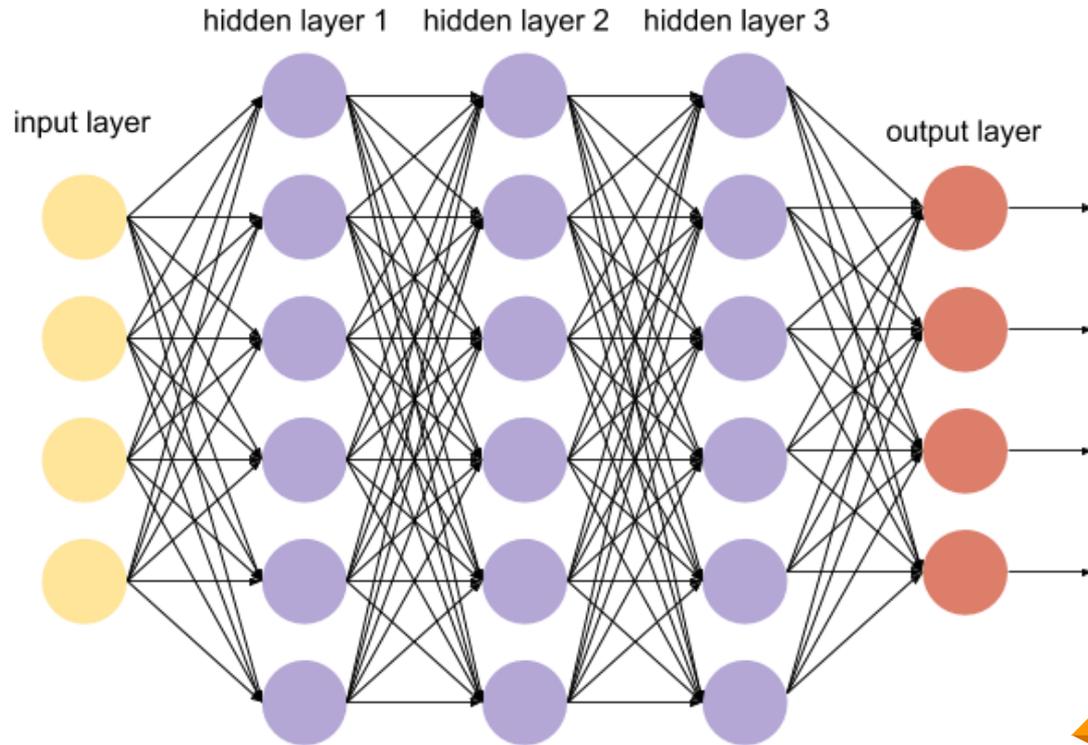
$$g(x) = x^+ = \max(0, x)$$



# Couche de Pooling



# Couche entièrement connectée



## Fonction Softmax

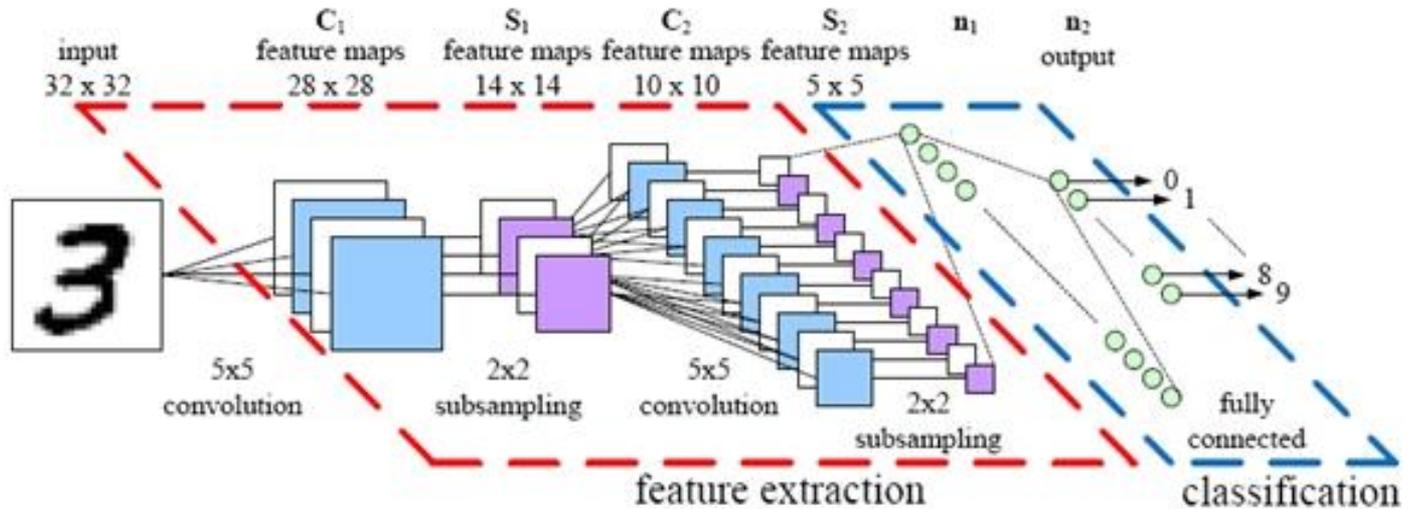
$$\sigma(\mathbf{z})_j = \frac{e^{z_j}}{\sum_{k=1}^K e^{z_k}} \text{ pour tout } j \in \{1, \dots, K\}.$$

$$z = (1 ; 3 ; 2,5 ; 5 ; 4 ; 2)$$



$$\sigma(z) = (0,011 ; 0,082 ; 0,050 ; 0,605 ; 0,222 ; 0,030)$$

# Récapitulatif



# 4

## Implémentation et Utilisation

# Fonctionnement de l'apprentissage de notre système

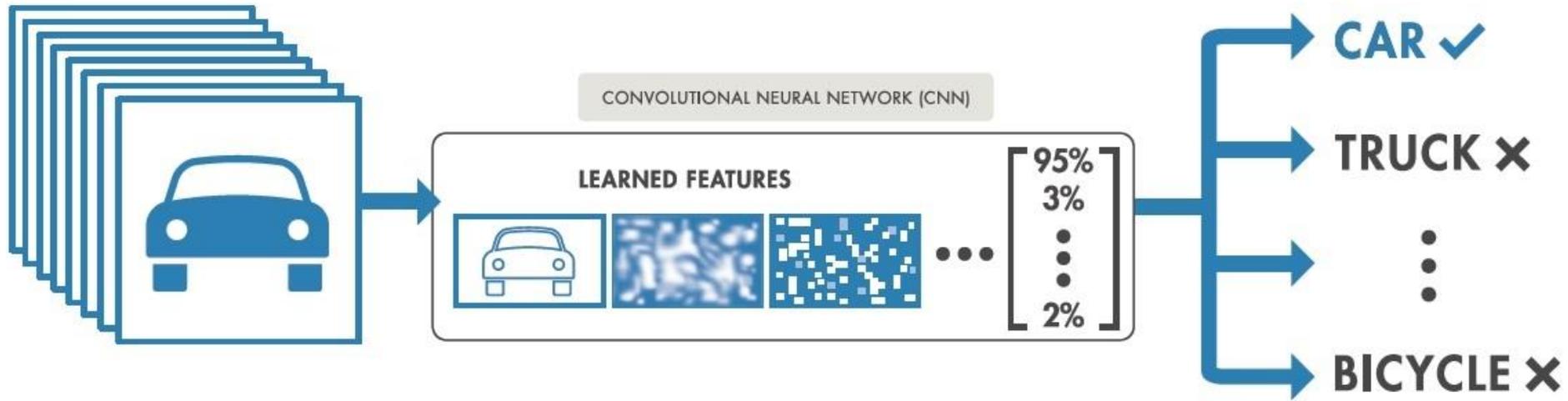
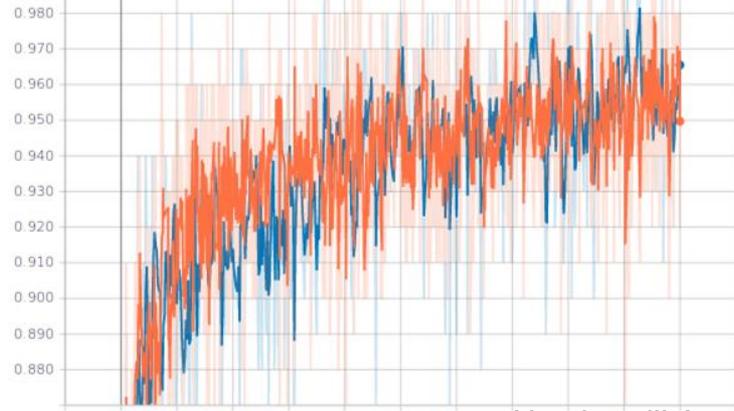


Illustration de "The MathWorks" Disponible sur : <https://www.mathworks.com/discovery/convolutional-neural-network.html>

# Visualisation avec TensorBoard

Précision



Nombre d'itérations

- Phase d'entraînement (1h30)
- Phase de validation (30 min)
- Phase d'utilisation (0.05 seconde)

— Phase d'entraînement

— Phase de test

# Technologies utilisées



Langage de programmation

Librairie traitement d'images  
Gestions des fichiers



Librairie Python  
Développée par Google

Création de système de  
réseaux de neurones



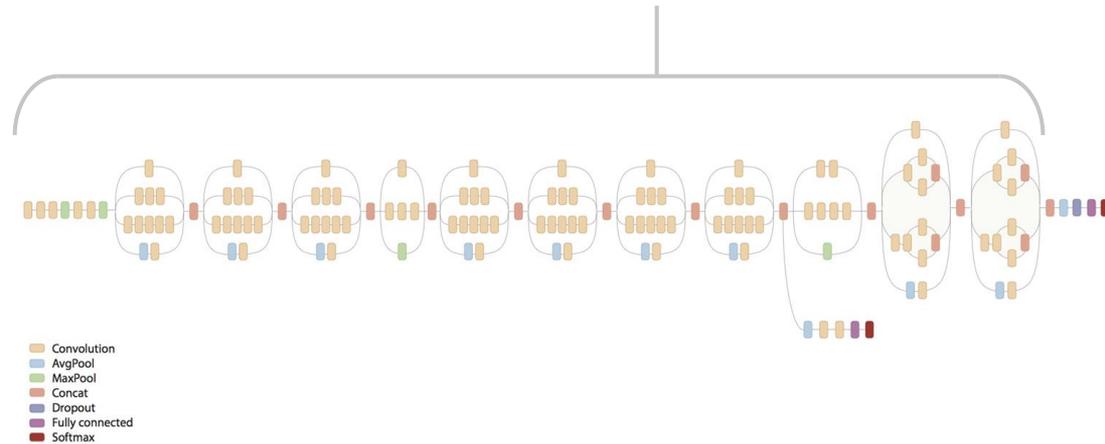
Compute Unified Device  
Architecture

Calcul parallèle sur  
processeurs graphiques

# Inception v3

- Modèle pré-entraîné sur plus de 2 millions d'images sur ImageNet
- Performant sur la phase d'extraction des informations 86% de précision

## Phase d'extraction



*Schéma de l'architecture de Inception v3*

## Cas d'application - Détection de fourmis



## Cas d'application - Détection de fourmis



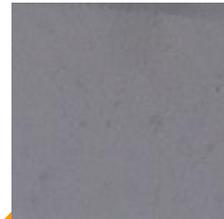
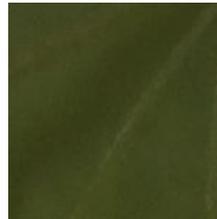
# Cas d'application - Détection de fourmis



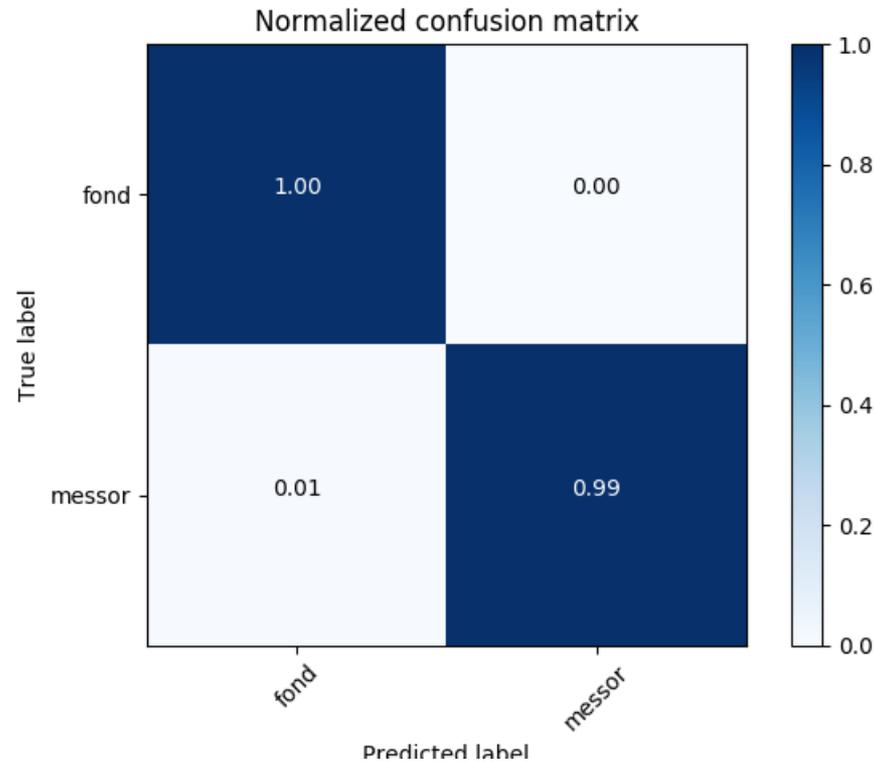
Messor



Fond



# Validation de notre classification de fourmis



# Détection de fourmis



Image originale

Probabilité de présence d'une fourmi

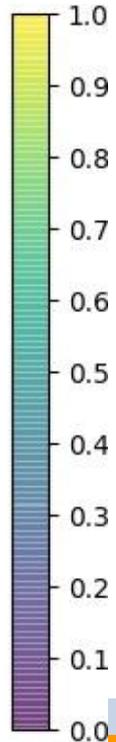


Image originale superposée par une carte de chaleur

# Bibliographie

[https://fr.wikipedia.org/wiki/R%C3%A9seau\\_neuronal\\_convolutif](https://fr.wikipedia.org/wiki/R%C3%A9seau_neuronal_convolutif)

[https://fr.wikipedia.org/wiki/R%C3%A9seau\\_de\\_neurones\\_artificiels](https://fr.wikipedia.org/wiki/R%C3%A9seau_de_neurones_artificiels)

<https://www.tensorflow.org/>

<https://arxiv.org/pdf/1512.00567.pdf>

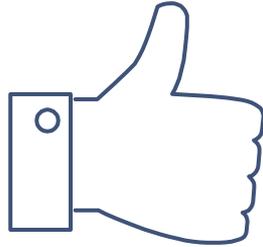
<https://www.infor.uva.es/~teodoro/neuro-intro.pdf>

<https://towardsdatascience.com/multi-label-image-classification-with-inception-net-cbb2ee538e30>

<https://www.mathworks.com/discovery/convolutional-neural-network.html>

<https://www.tensorflow.org/tutorials/layers>

[https://fr.wikipedia.org/wiki/R%C3%A9tropropagation\\_du\\_gradient](https://fr.wikipedia.org/wiki/R%C3%A9tropropagation_du_gradient)



# Merci !

Avez-vous des questions ?