Réseaux de convolution

- ✓ Limitations du perceptron multi-couches
- ✓ Quelques notions de traitement d'images
- ✓ Couche de convolution
- ✓ Réseau de convolution
- Exemples de réseaux de convolution
- ✓ Quand on manque de données ...

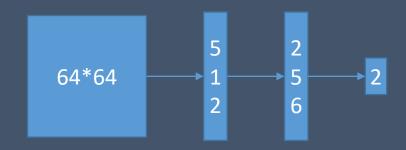
Françoise Bouvet

francoise.bouvet@ijclab.in2p3.fr

Limitations des MLP

✓ Explosion du nombre de paramètres

Ex: 64*64 - 512 - 256 -2
-> 4096 * 512 + 512 * 256 + 256 * 2 = 2 228 736 poids



✓ Image, signal : structure locale non prise en compte



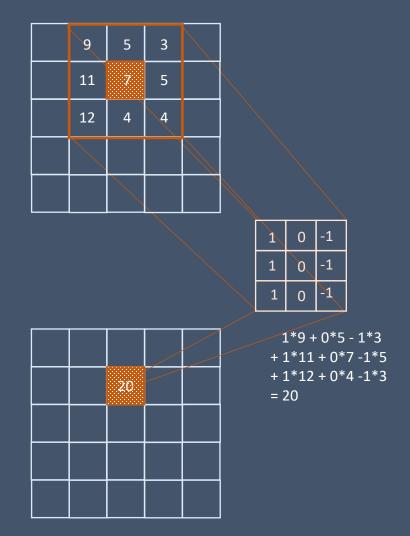
✓ Invariance à la translation / rotation difficile à prendre en compte

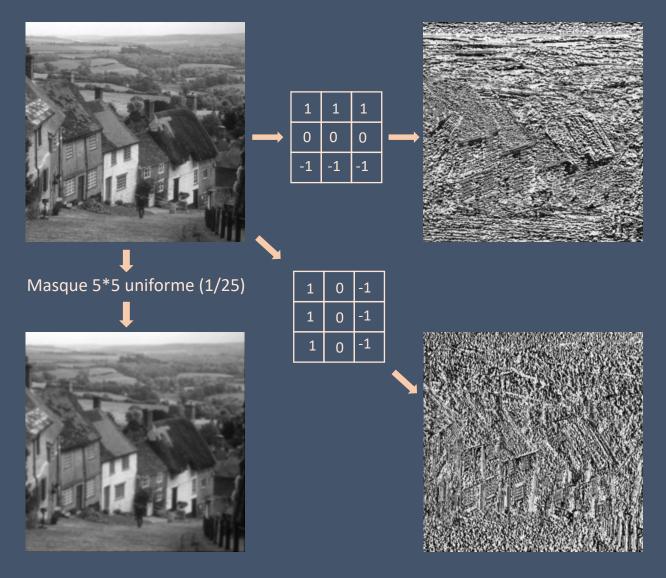




Quelques notions de traitement d'images

Filtre de convolution





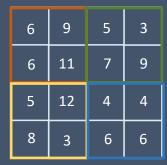
Remplissage des bords : padding

- ✓ Pixels à 0
- ✓ Dupliquer les lignes/colonnes

/ ...

Pooling / stride

Pooling: regroupement de pixels voisins



Pooling 2*2
Stride 2

Max pooling

Average pooling

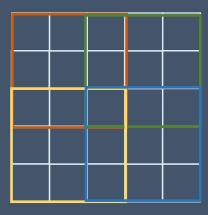
11 9

8 6

12 6

7 5

Stride : pas de déplacement (step)

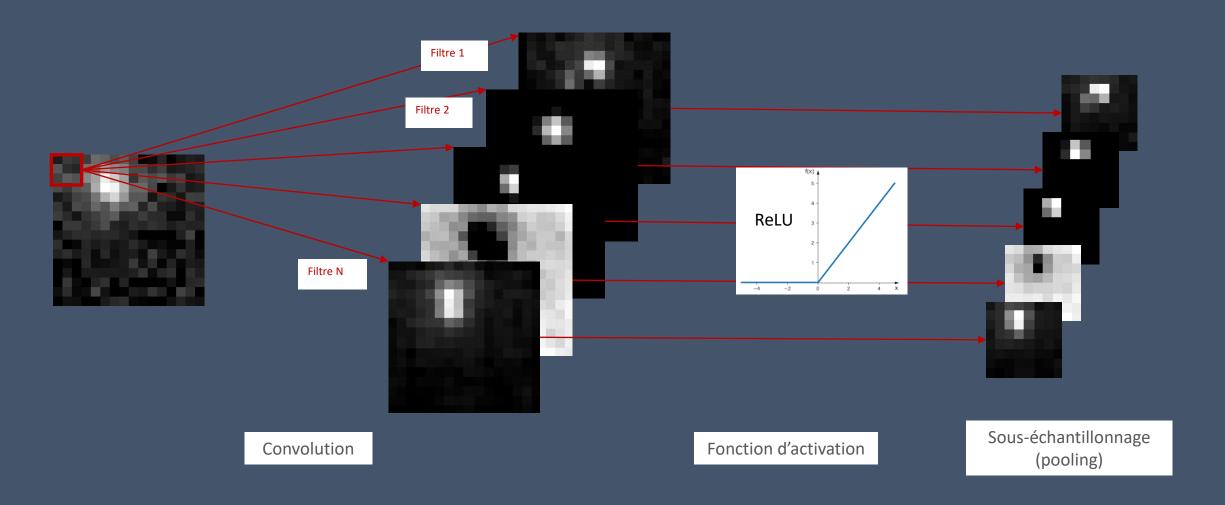


Pooling 3*3 Stride 2

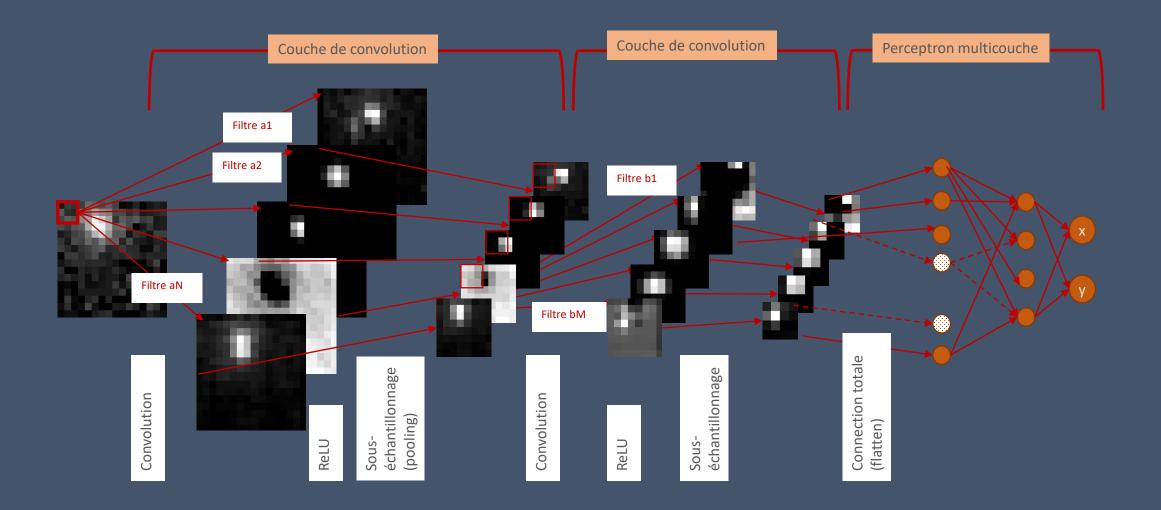


Structure du réseau de convolution

Couche de convolution



Réseau de convolution



Réseau de convolution : paramètres

Données du problème

- ✓ Nombre de neurones dans la couche d'entrée
- ✓ Nombre de neurones dans la couche de sortie

Paramètres calculés

- ✓ Poids
- ✓ Masques des filtres de convolution

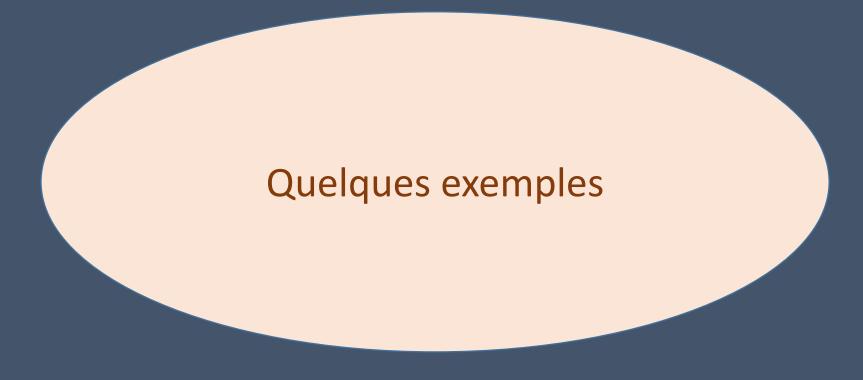
Hyper-paramètres

Structure du réseau

- ✓ Nombre de couches de convolution
- ✓ Nombre de filtres /couche
- ✓ Fonction d'activation
- ✓ Pooling (max/moy)
- ✓ Hyper-paramètres du MLP

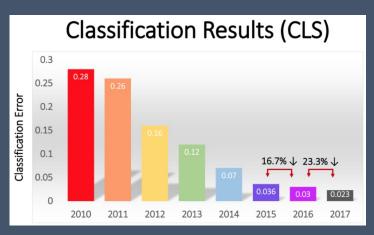
Apprentissage

- ✓ Fonction de coût
- ✓ Nombre d'époques
- ✓ Paramètres de régularisation (α , λ ($λ ||w||^2$, batch, dropout)
- ✓ Padding

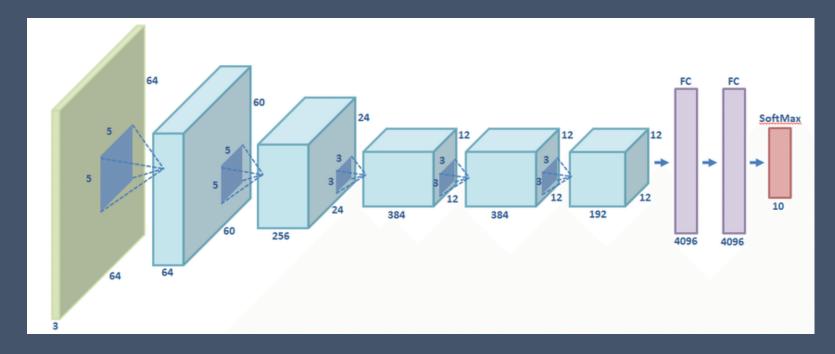


AlexNet, 2012

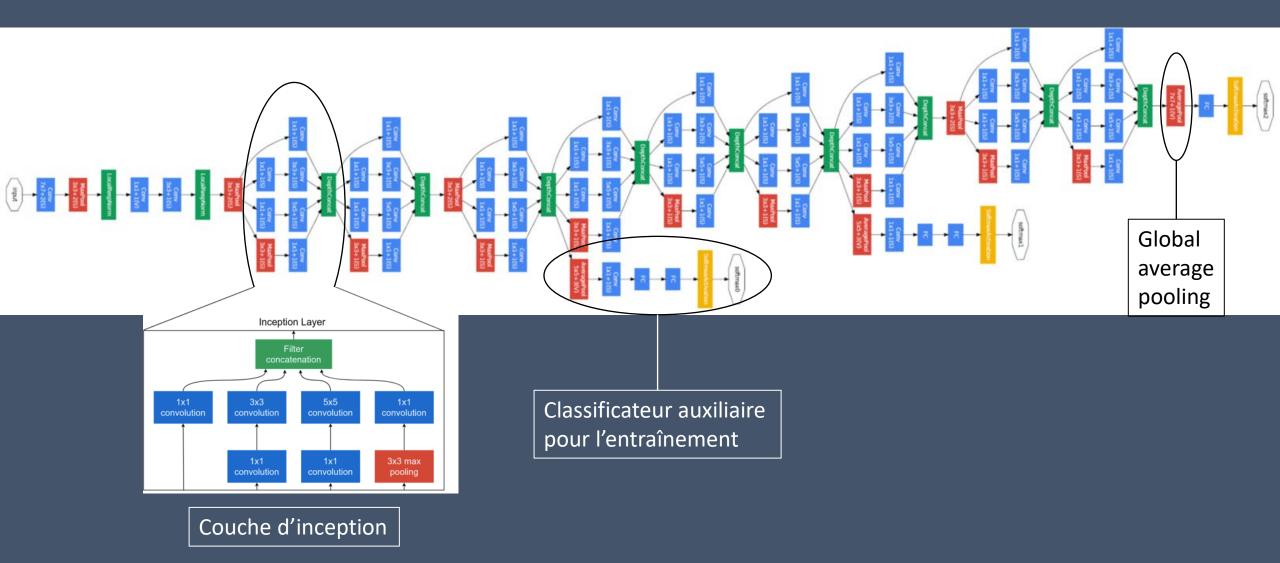
- A partir de 2006, constitution d'une grande base d'images labellisées
- ImageNet Large Scale Visual Recognition Challenge (ILSVRC)
 - ~ 1.5.10⁶ images (90% entraı̂nement 3% validation 7% de test)
 - ~1000 catégories



ILSVRC : évolution du taux d'erreur



GoogLeNet 2014



Quand on manque de données ou de temps de calcul

Augmentation des données

Idée : accroître artificiellement la base de données d'apprentissage

Principe : générer des versions modifiées et réalistes des images

- ✓ Décalage horizontal/vertical
- ✓ Miroir
- ✓ Rotation
- ✓ Zoom / recadrage
- ✓ Changement de contraste / luminosité / couleurs



N'est appliqué qu'aux données d'apprentissage, pas à celles de validation et de test

Augmentation des données





















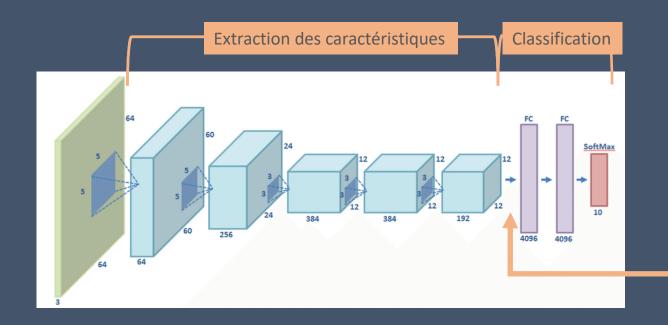




Apprentissage par transfert (Transfer Learning)

Idée : réutiliser des réseaux déjà entrainés sur des bases de données énormes

- ✓ Le modéle pré-entraîné est utilisé comme point de départ du second.
- ✓ Une part plus ou moins importante du modèle pré-entraîné est réutilisée en fonction de la similarité entre les données.



Branchement pour des images sémantiquement proches

Quand les réseaux font n'importe quoi ...

