

# **IMAGE AUTO-ORIENTATION**

ADVANCED MACHINE LEARNING - A.A. 2020/2021

MATTEO CAMPIRONI - 801850 SERENA DI MAGGIO - 821063

#### **IL PROBLEMA**

Ruotare correttamente un'immagine è un compito semplice per un essere umano, ma che si rivela una vera e propria sfida per un computer.

La maggior parte delle applicazioni nel mondo della computer vision richiede che prima di essere processate queste abbiano un corretto orientamento.







# **OBIETTIVO**

Ruotare le immagini è però un lavoro tedioso, che richiede tempo e ad alto rischio di errore.

L'obiettivo è quindi sfruttare le reti neurali convoluzionali (CNN) per orientare automaticamente le immagini di angoli multipli di 90°.









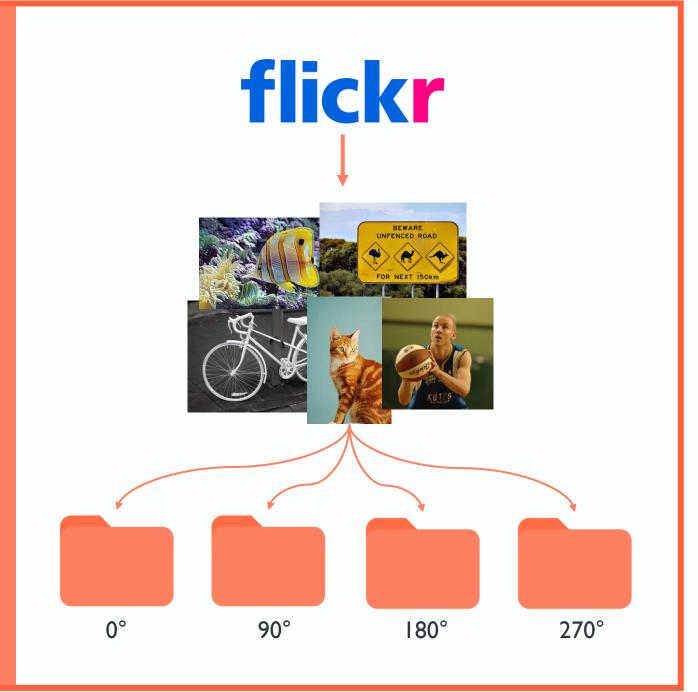


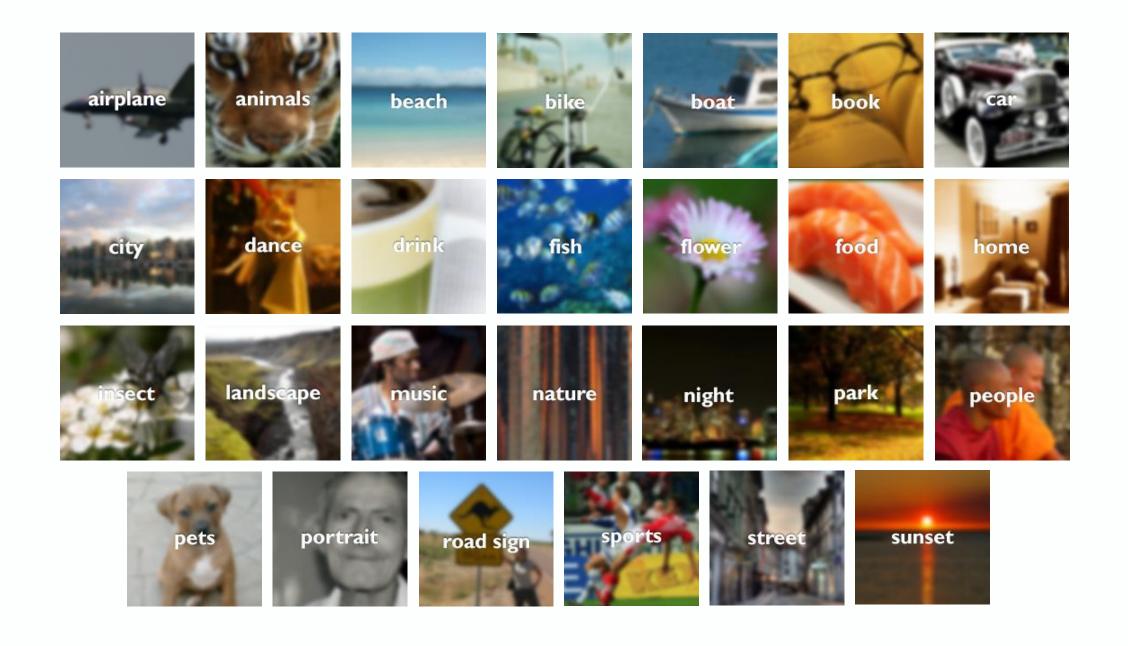
# **IL DATASET**

Il dataset è stato costruito da zero utilizzando le API fornite da Flickr.

Sono stati selezionati **27 tag** tra i più popolari di sempre e della settimana in modo da ottenere un dataset generico.

Le immagini sono state ruotate artificialmente in modo da ottenere un dataset equilibrato composto da 151.640 fotografie.





# **ULTERIORI DATASET**

Per testare le performance dei modelli su immagini diverse da quelle che si possono trovare su flickr sono stati selezionati altri famosi dataset.

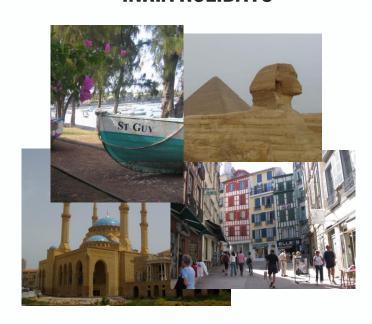
#### SUN2012



#### PASCAL VOC 2012



#### **INRIA HOLIDAYS**



# **IMAGE PADDING**

Il dataset è composto da immagini di varie risoluzioni mentre le CNN utilizzate lavorano con input di 224x224 pixel.

Per questo motivo si è scelto di effettuare un padding delle immagini con pixel neri, in modo che l'output fosse quadrato.





# DATA AUGMENTATION

Sfruttando *ImageDataGenerator* in Keras è stata utilizzata la tecnica della data augmentation in tempo reale durante il training.

Sono stati scelti brightness\_range e channel\_shift\_range come parametri.







# **OVERVIEW**

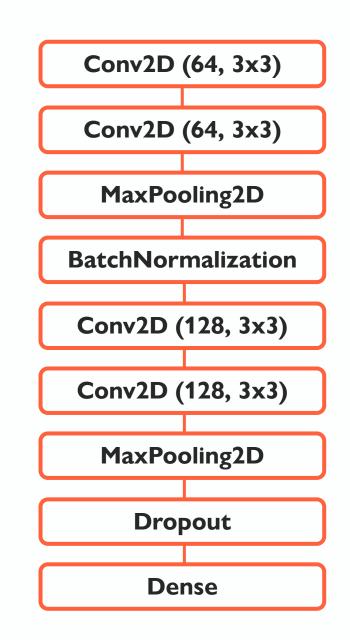


### **CUSTOM MODEL**

Il primo modello proposto è stato costruito da zero.

L'idea era quella di provare a sviluppare una rete neurale con un numero ristretto di layer.

I risultati ottenuti si sono rivelati buoni, ma non soddisfacenti.



train accuracy

73.53%

val. accuracy

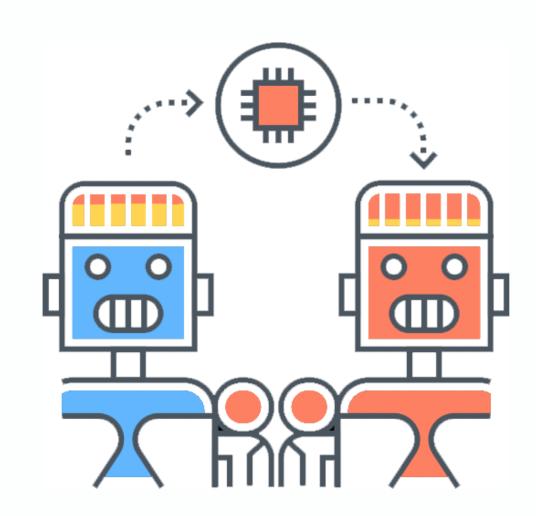
73.25%

# TRANSFER LEARNING

Tecnica di Machine Learning in cui un modello allenato su un task è sfruttato come punto di partenza per un secondo task.

Sono stati scelti 3 modelli da cui partire:

- VGG16
- MobileNetV2
- DenseNet201



# VGG16

È stata sostituita l'ultima parte dell'architettura con i seguenti layer:

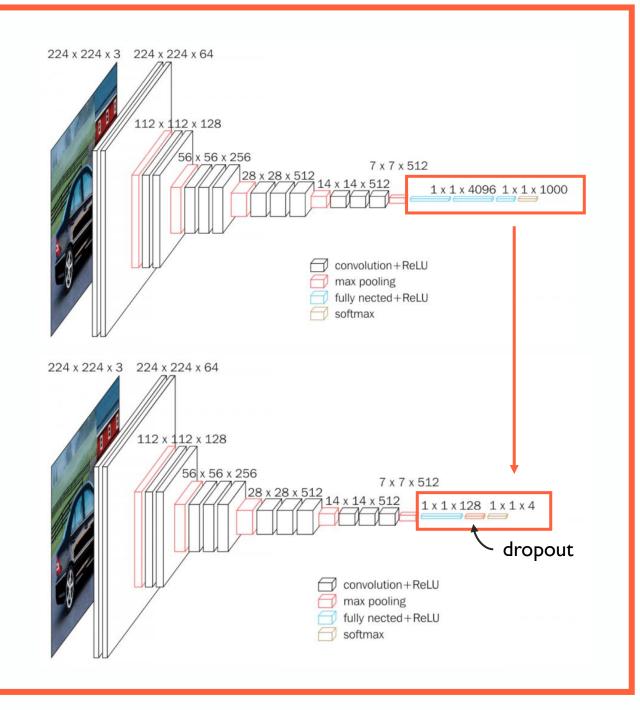
- dense (128, ReLU)
- dropout (0.7)
- dense (4, Softmax)

train accuracy

93.42%

val. accuracy

92.43%



# MOBILENETV2

Come prima, è stata sostituita l'ultima parte dell'architettura con i seguenti layer:

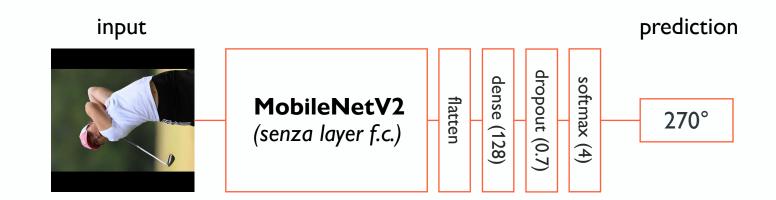
- dense (128, ReLU)
- dropout (0.7)
- dense (4, Softmax)

train accuracy

97.56%

val. accuracy

93.32%



# DENSENET201

La struttura è rimasta invariata.

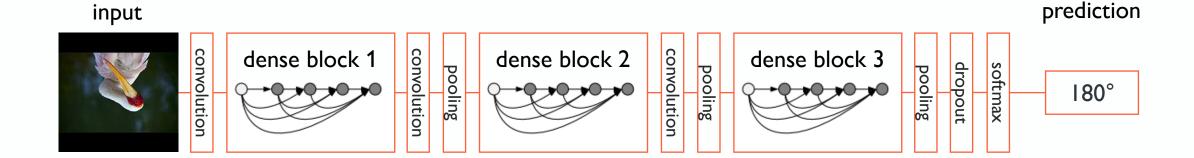
È stato aggiunto un layer di dropout e l'ultimo è stato sostituito da un softmax.

train accuracy

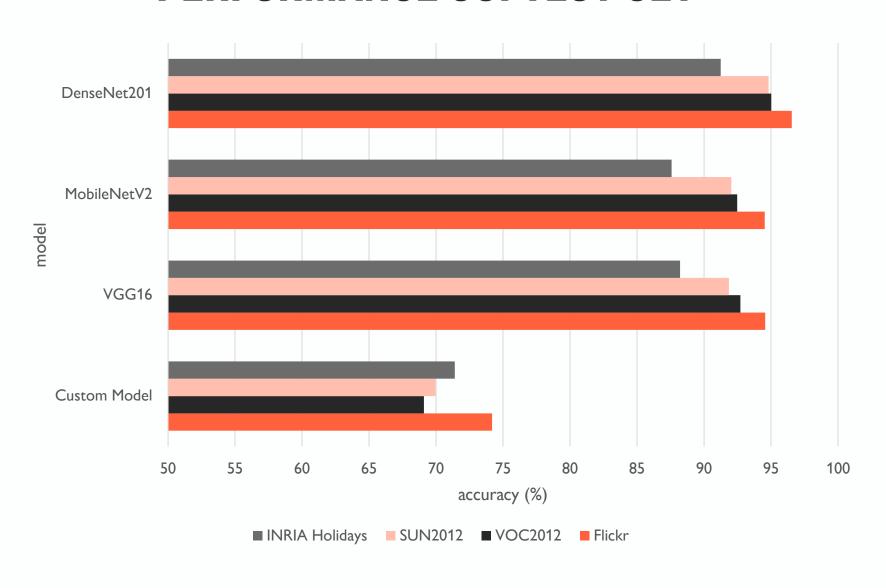
96.64%

val. accuracy

95.02%

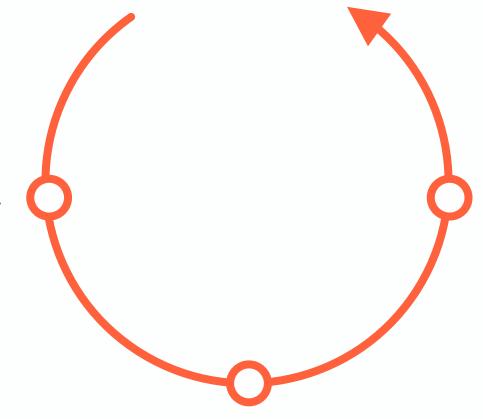


# PERFORMANCE SUI TEST SET



# **SVILUPPI FUTURI**

Dataset più grande e con maggiore varietà di immagini



Ottimizzazione dei modelli

Librerie esterne per la data augmentation

# GRAZIE PER L'ATTENZIONE