# Visión Computacional

**Image Classification** 

Jose Laruta

Diplomado en Sistemas Robóticos avanzados -Unifranz - Octubre 2021



## Agenda

- 1. Introducción
- 2. Convnet como Backbone
- 3. Arquitecturas para clasificación
- 4. VGG
- 5. Resnet
- 6. MobileNet
- 7. EfficientNet

### Introducción

En anteriores sesiones, hemos visto cómo definir y entrenar una red neuronal convolucional desde el inicio. Este enfoque, si bien es eficiente y sirve para tareas y conjuntos de datos personalizados, no siempre es la forma más eficiente de desarrollar una aplicación.

### ConvNets como backbone

En anteriores sesiones vimos cómo las capas convolucionales funcionan más bien como **extractores de características** que, a través del entrenamiento por la retropropagación, encuentran los filtros y resaltan las características más importantes para la tarea de predicción.

Esta etapa inicial se suele denominar el backbone de una red convolucional.

### Arquitecturas para clasificación de imágenes

Durante los últimos años se han desarrollado varios tipos de arquitecturas que utilizan distintos mecanismos para poder generar modelos con mayor precisión, mejor entrenamiento y mayor eficiencia. Exploraremos algunas de las arquitecturas más populares en la tarea de clasificación.

### **VGG**

VGG fue una de las primeras arquitecturas en incluir una cantidad elevada de capas ocultas. Se compone de un *stack* de bloques convolucionales con filtros 3x3 y 1x1, activación *relu* y *maxpooling* de 2x2, seguido de tres capas densamente conectadas.

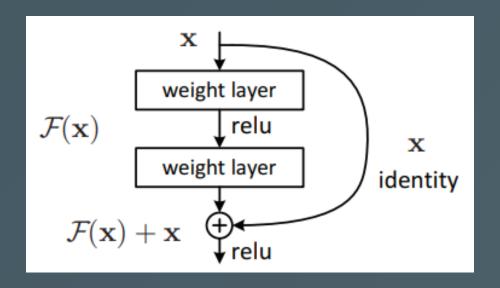
VGG propone distintas configuraciones de las cuales las más populares son **VGG16** y **VGG19**.

Fuente: <u>Very Deep Convolutional Networks for Large-Scale Image</u> <u>Recognition</u>

#### Resnet

Resnet propone un enfoque de bloques *residuales* mediante los cuales se resuelve el problema de *vanishing gradients* en redes neuronales muy profundas.

Fuente: <u>Deep Residual</u> <u>Learning for Image</u> <u>Recognition</u>



### MobileNet

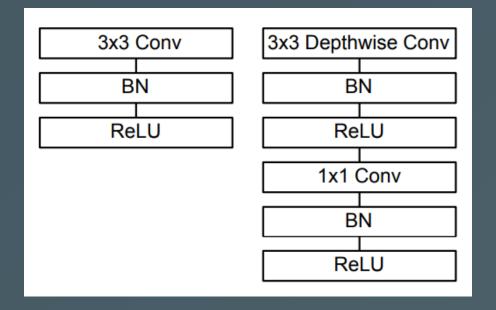
Se introduce el uso de *depth-wise convolution* para disminuir la cantidad de procesamiento en los bloques convolucionales sin pérdida sustancial de precisión.

Fuente: <u>MobileNets: Efficient</u>

<u>Convolutional Neural</u>

<u>Networks for Mobile Vision</u>

<u>Applications</u>



### **EfficientNet**

Se basa en una definición de escalado en parámetros y profundidad tomando en cuenta la cantidad de cómputo necesaria para distintos niveles de precisión.

Fuente: <u>EfficientNet:</u>
<u>Rethinking Model Scaling for</u>
<u>Convolutional Neural</u>
<u>Networks</u>

