# Tema 5.1 Contexto de las redes convolucionales

Miguel Ángel Martínez del Amor

Deep Learning

Departamento Ciencias de la Computación e Inteligencia Artificial

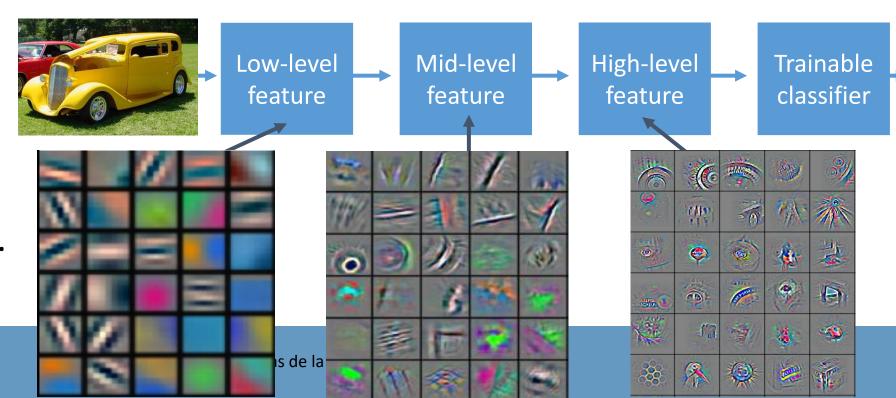
Universidad de Sevilla

## Contenido

- Contexto
- Un poco de historia
- Uso de redes convolucionales

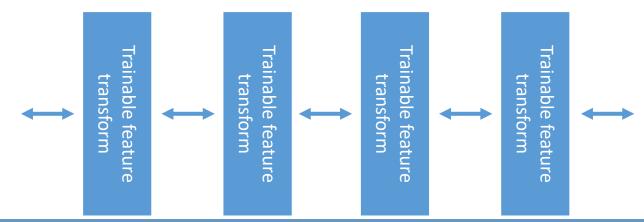
#### Contexto

- **Deep learning** = aprender representaciones jerárquicamente
- Es **profundo** si tiene más de una etapa de transformación de características no lineal
- Modelos con2 capas no sonDeep (Shallow)
- Red neuronal profunda: más de 1 capa oculta.



#### Contexto

- Jerarquía de representaciones con nivel creciente de abstracción: cada etapa es un tipo de transformación de características entrenable.
- Reconocimiento de imágenes:
  - Pixel → borde → textura → detalles → parte → objeto
- Texto:
  - Carácter  $\rightarrow$  palabra  $\rightarrow$  grupo de palabras  $\rightarrow$  cláusula  $\rightarrow$  frase  $\rightarrow$  historia
- Habla:
  - Ejemplo → banda espectral → sonido → ... → fonética → palabra



#### Contexto

• Inspiración: el córtex visual de los mamíferos es jerárquico

Non-Cartesian

Non-Cartesian

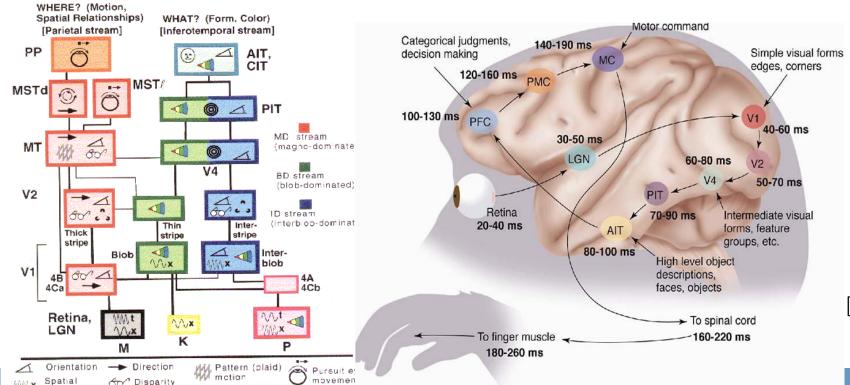
(g) Faces

Wavelength

Subjective contour

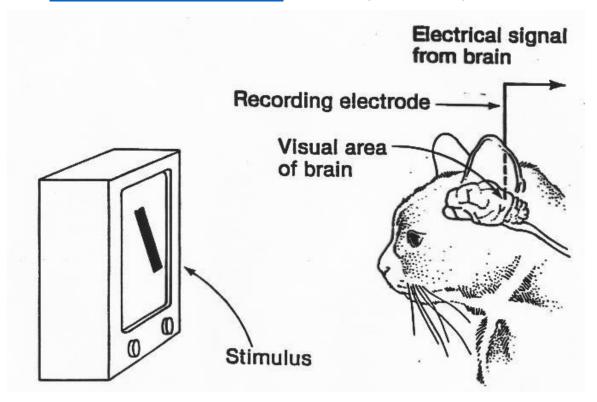
frequency

• La vía ventral visual en el córtex visual tiene múltiples etapas, con múltiples representaciones: Retina - LGN - V1 - V2 - V4 - PIT - AIT ....

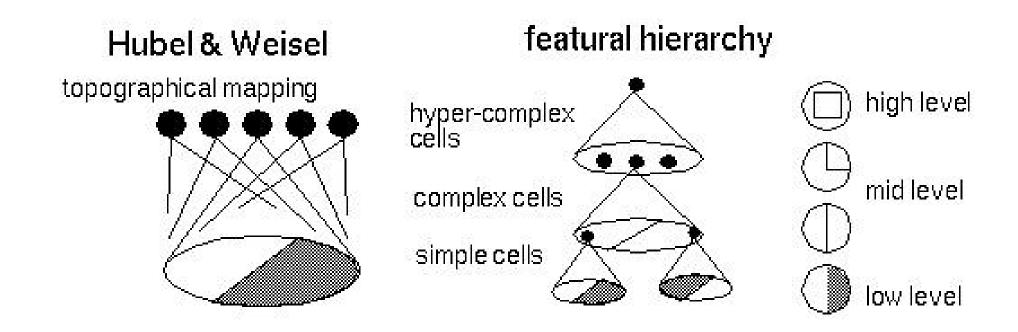


[Gallant & Van Essen]

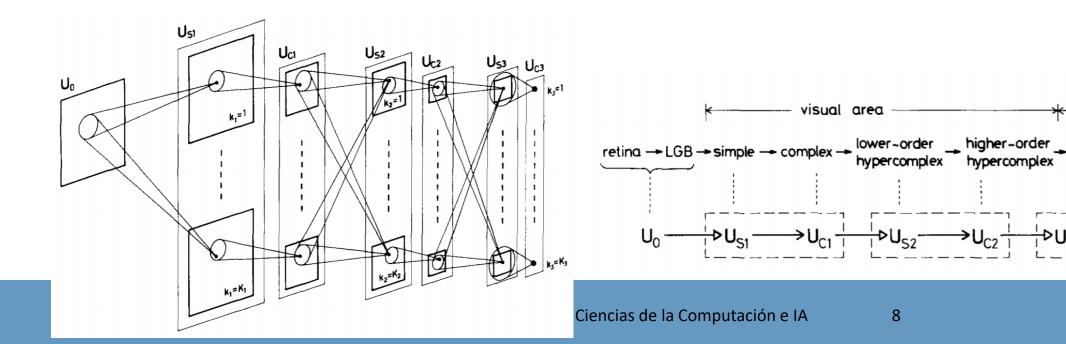
• El experimento <u>Hubel & Wiesel</u> 1959, 1962, 1968



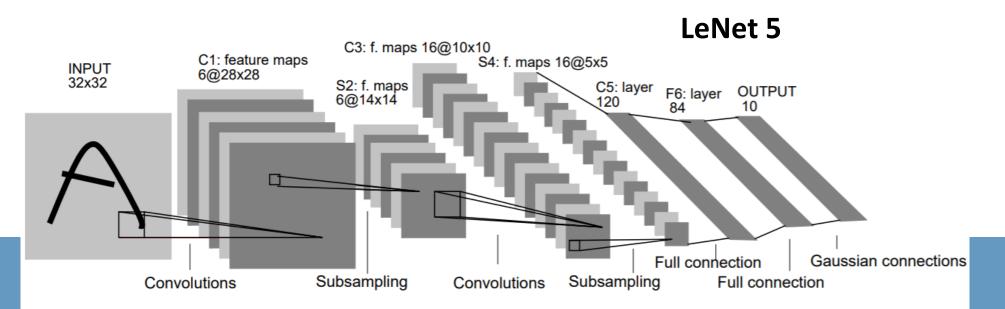
• El experimento <u>Hubel & Wiesel</u> 1959, 1962, 1968



- Primera implementación: Neocognitron [Fukushima 1980]
  - Capas de células simples (parámetros modificables) y capas de células complejas (pooling, no modificable).

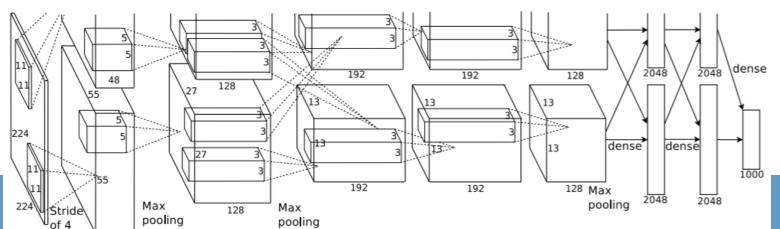


- Siguiente hito: Gradient-based learning applied to document recognition [<u>LeCun, Bottou, Bengio, Haffner 1998</u>]
  - Reconocimiento de caracteres escritos a mano.
  - Ya primeros experimentos en 1993.
  - Entrenado con backpropagation.



- Siguiente hito: ImageNet Classification with Deep Convolutional Neural Networks [Krizhevsky, Sutskever, Hinton 2012]. Diferencias:
  - Entrenado sobre ImageNet (10<sup>6</sup> imágenes, 1000 categorías)
  - Usa ReLU (LeNet 5 usa tanh) y dropout
  - Más profundo
  - Uso de GPUs (6 días)

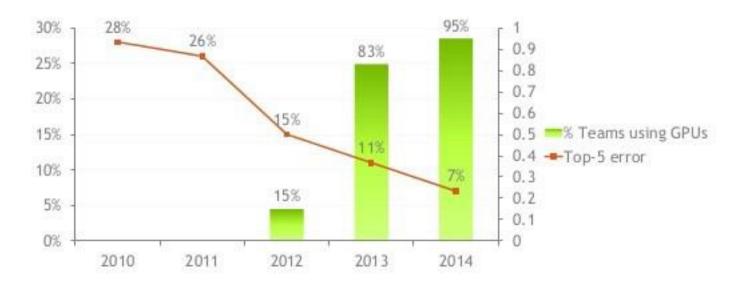
#### **AlexNet**





#### • Tendencia

ImageNet: results for 2010-2014



Rank	Method	Top 1 Accuracy	Top 5 Accuracy	Number of params	Extra Training Data	Paper Title	Year	Paper	Code
1	FixResNeXt- 101 32x48d	86.4%	98.0%	829M	~	Fixing the train-test resolution discrepancy	2019		0
2	ResNeXt-101 32x48d	85.4%	97.6%	829M	~	Exploring the Limits of Weakly Supervised Pretraining	2018		0
3	ResNeXt-101 32x32d	85.1%	97.5%	466M	~	Exploring the Limits of Weakly Supervised Pretraining	2018		0

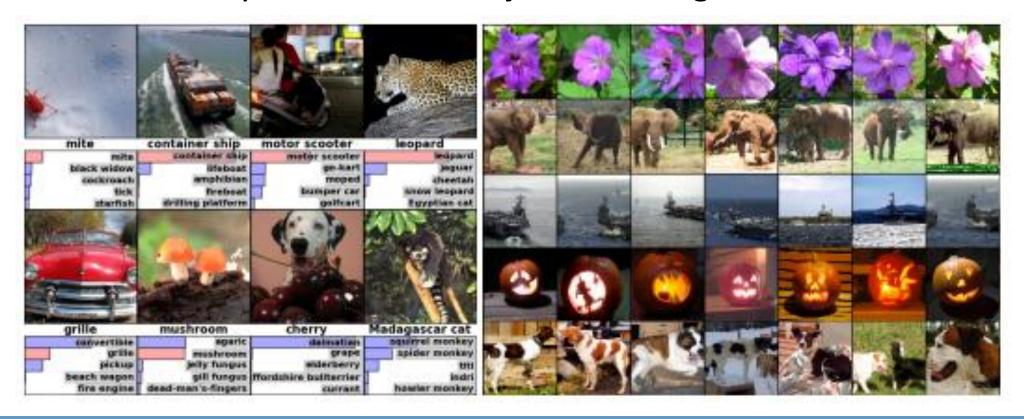
Traffic Sign Recognition (GTSRB) 99.2% accuracy



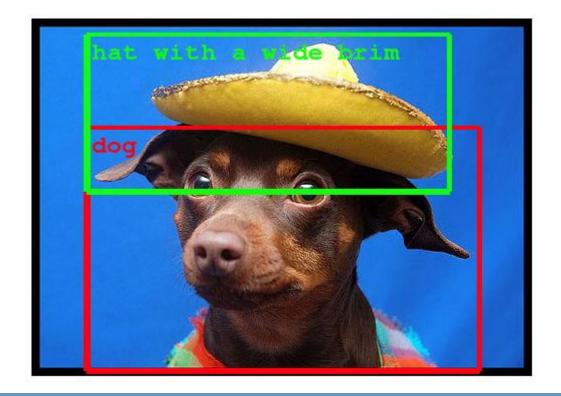
House Number Recognition (Google) 94.3% accuracy



• Clasificación y detección de objetos en imágenes



• Localización de objetos en imágenes



• Subtitulado de imágenes (caption)



"man in black shirt is playing guitar."



"construction worker in orange safety vest is working on road."



"two young girls are playing with lego toy."



"girl in pink dress is jumping in air."

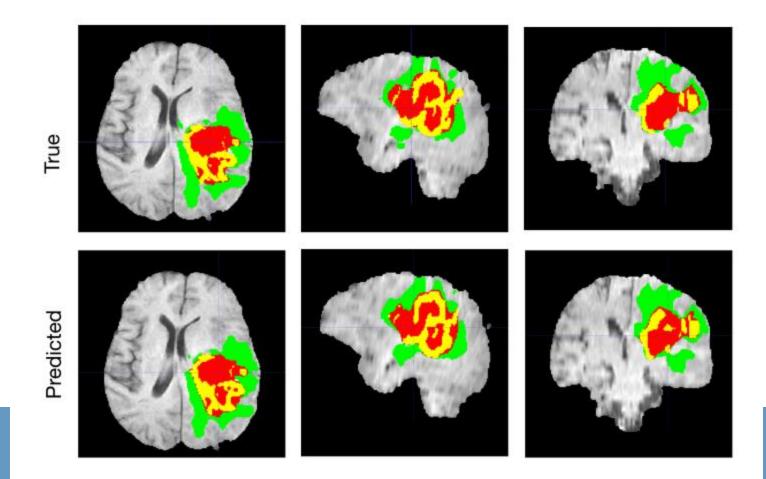


"black and white dog jumps over bar."

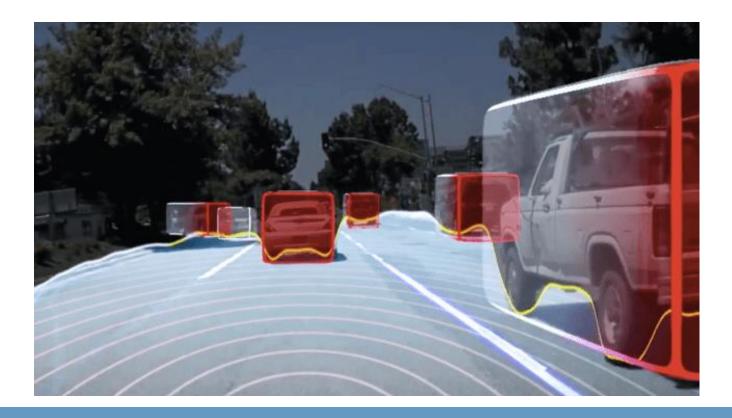


"young girl in pink shirt is swinging on swing."

• Segmentación de tumores



• Conducción autónoma (segmentación, localización obstáculos)



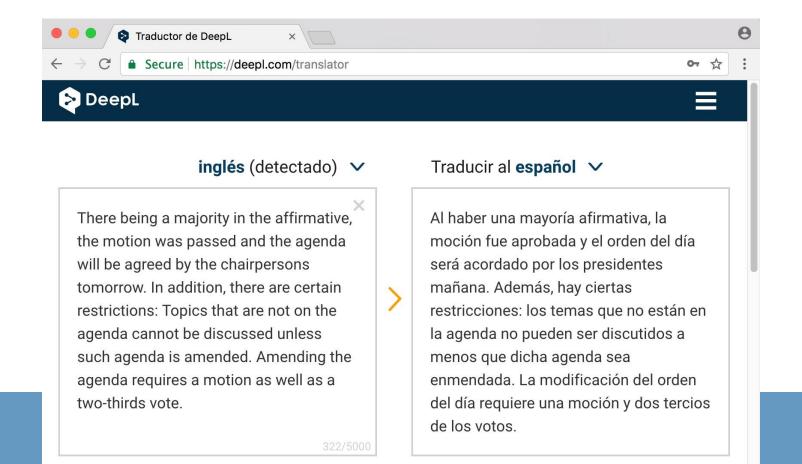
• Colorización de imágenes en blanco y negro



Añadir audio automático a vídeos sin sonido



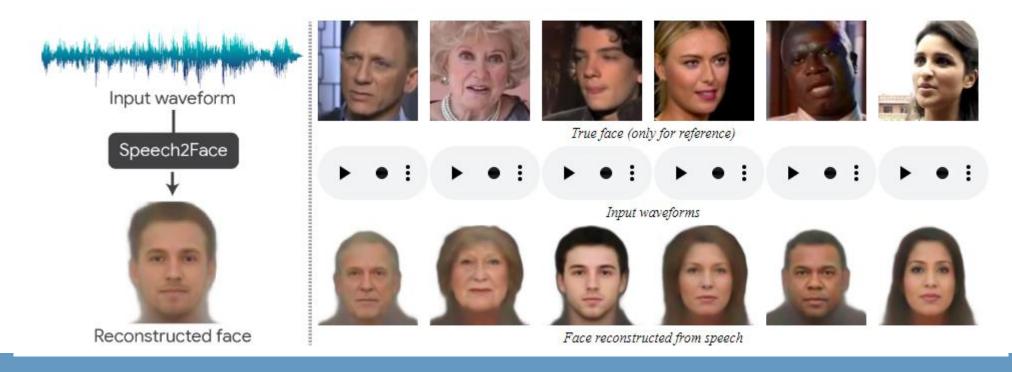
• También son buenas con otros tipos de datos, como texto o audio



• También son buenas con otros tipos de datos, como texto o audio



• O poner cara a una voz



• También las ConvNets son buenas generando, por ejemplo texto

#### PANDARUS: Alas, I think he shall be come approached and the day When little srain would be attain'd into being never fed, And who is but a chain and subjects of his death, I should not sleep. Second Senator: They are away this miseries, produced upon my soul, Breaking and strongly should be buried, when I perish The earth and thoughts of many states. DUKE VINCENTIO: Well, your wit is in the care of side and that. Second Lord: They would be ruled after this chamber, and my fair nues begun out of the fact, to be conveyed, Whose noble souls I'll have the heart of the wars. Clown: Come, sir, I will make did behold your worship. VIOLA:

Machine Learning Mastery
Hadine Learning Mastery
Ht achnhe Learning Mastery

Aplicando un estilo a imágenes



• Generando caras artificiales



• Paisajes fotorealísticos desde un dibujo



 O en aprendizaje por refuerzo, como ganar a StarCraft (AlphaStar) y al GO (AlphaGo)



## Recapitulando

- La clave del Deep Learning: representación jerarquizada de características
- Inspirado en el **córtex visual** de los mamíferos
- Redes convolucionales permiten representar esas características
  - LeNet (años 90)
  - AlexNet (2012)
- Hay muchas aplicaciones de las redes convolucionales (y seguro sabéis de muchos más)