



Transferencia de estilo

(Neural Style Transfer)

Agenda

01

Redes
convolucionales
(CNN)

02

Activaciones en
una red
convolucional

03

Objetivo de
transferencia de
estilo (NST)

04

Problema
"tradicional"
versus NST

05

Función de
costo

06

Ejemplo

Filtros de convolución

Diagram illustrating a 1D convolution operation:

Input Grid (6x6):

10	10	10	0	0	0
10	10	10	0	0	0
10	10	10	0	0	0
10	<u>10</u>	<u>10</u>	<u>0</u>	0	0
10	<u>10</u>	<u>10</u>	<u>0</u>	0	0
10	<u>10</u>	<u>10</u>	<u>0</u>	0	0

Kernel (3x3):

1	0	-1
1	0	-1
1	0	-1

Output Grid (4x4):

<u>0</u>	30	30	0
0	30	30	0
0	30	30	0
0	<u>30</u>	30	0

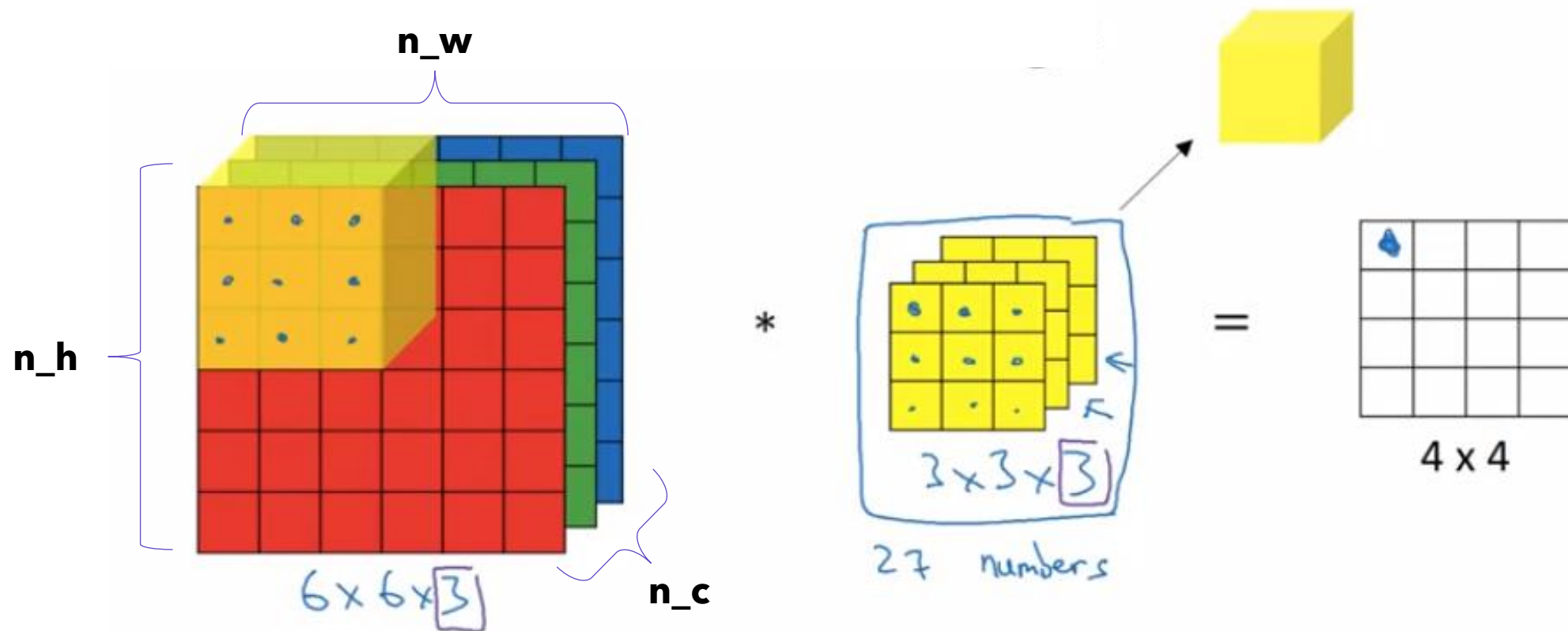
Visual representation of the input, kernel, and output as grayscale images:

Input Image (6x6):

Kernel Image (3x3):

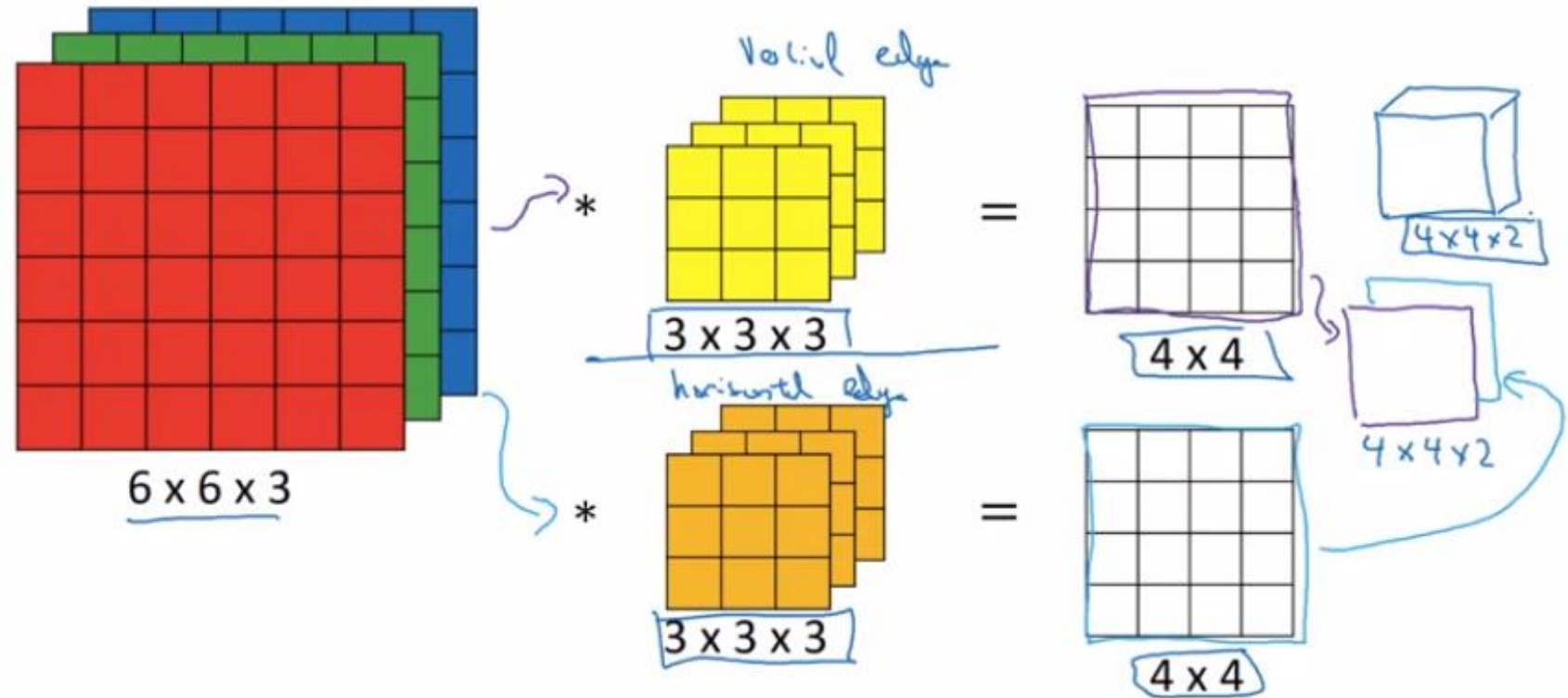
Output Image (4x4):

Convoluciones en 3D

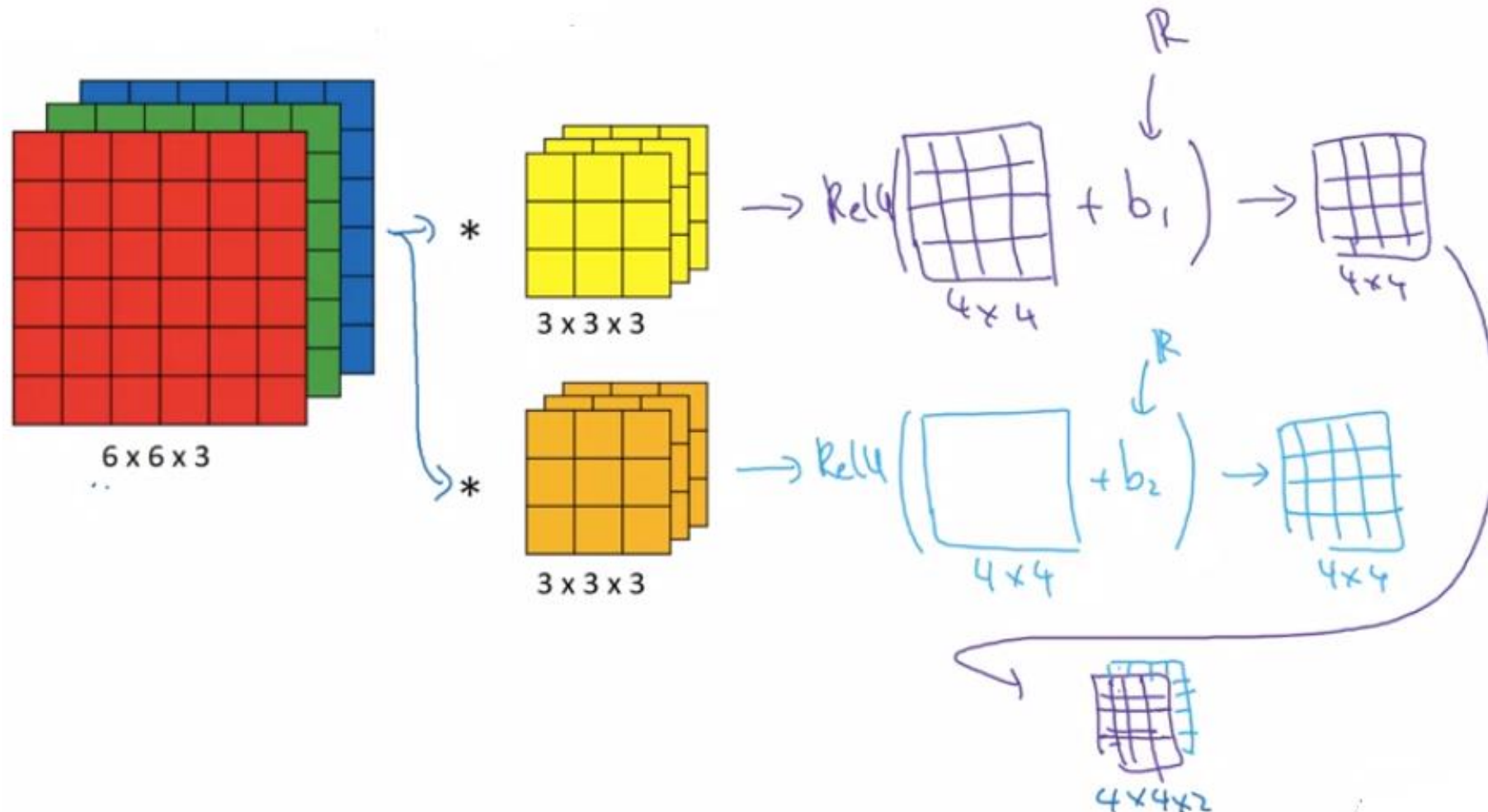


Aplicación de múltiples filtros

- Es posible aplicar varios (**n_c**) filtros de manera simultánea.
- Esto a su vez produce tensores con nueva profundidad



Activación de una capa convolucional



Arquitecturas de CNN

- Combinaciones de capas convolucionales + *pooling*
- Una o más capas densas (FC) al final
- Generalmente, a medida que se añaden más capas:

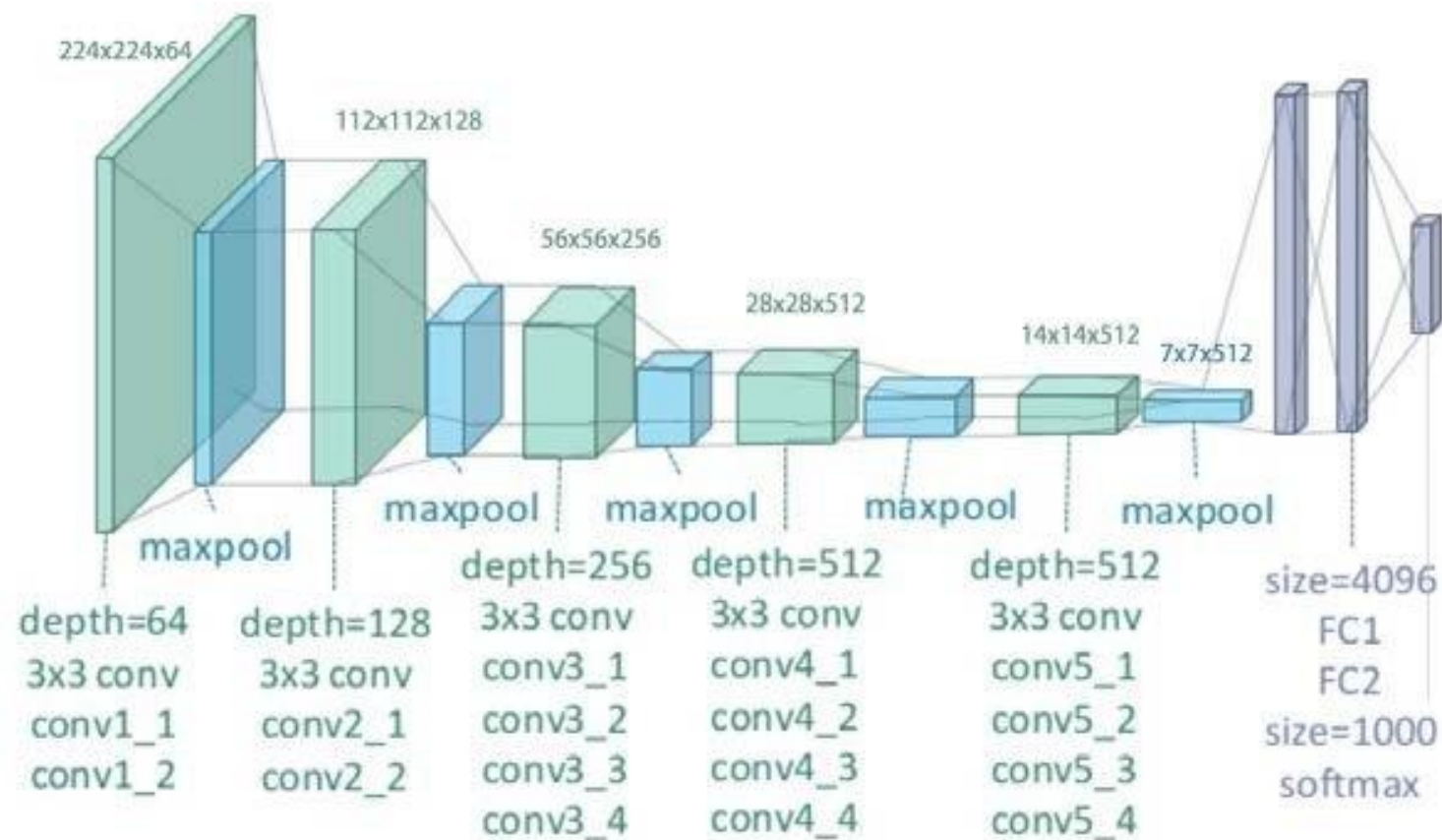
- **n_h** y **n_w**

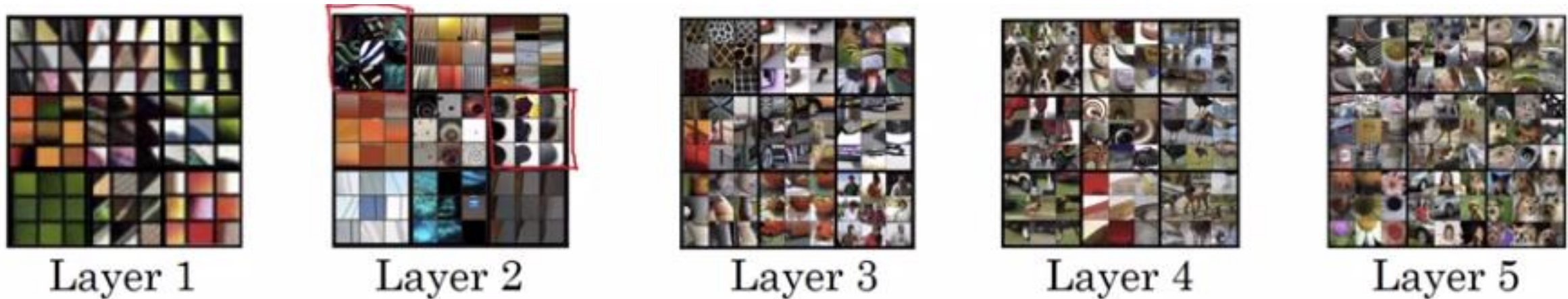


- **n_c**



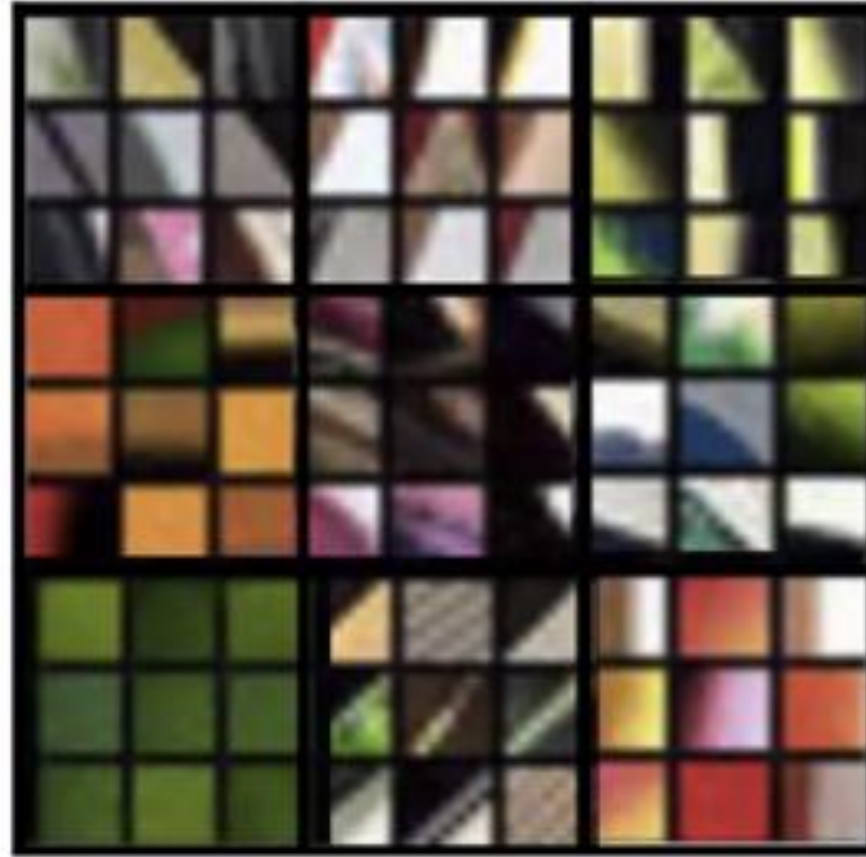
Ejemplo: Arquitectura VGG-19





Activaciones de una CNN

Capa 1:



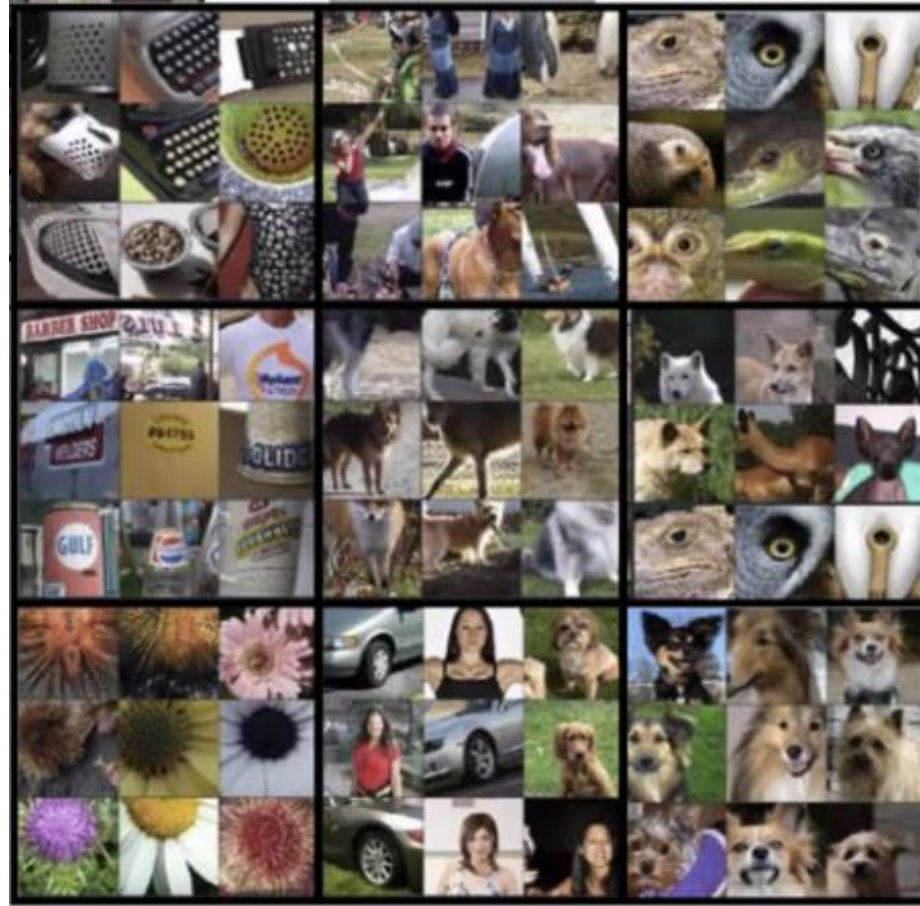
Activaciones de una CNN

Capa 3:



Activaciones de una CNN

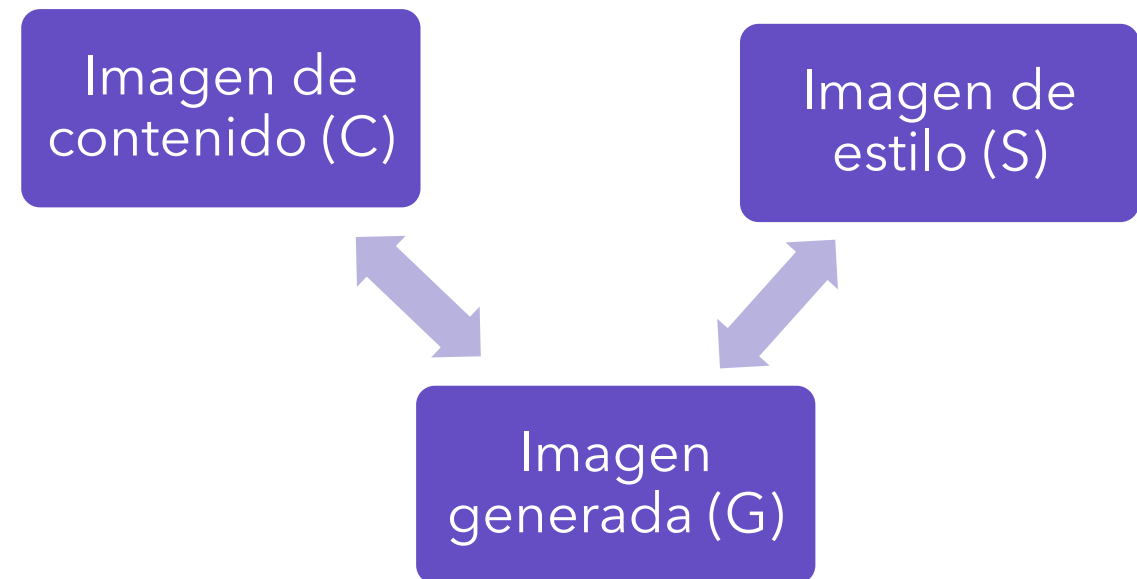
Capa 5:



Activaciones de una CNN

Transferencia de estilo (NST)

- Algoritmo para generar una nueva imagen a partir de dos imágenes previamente seleccionadas
- L. Gatys, A. Ecker, M. Bethge. A Neural Algorithm of Artistic Style (2015)



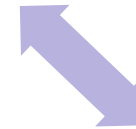
Transferencia de estilo (NST)



Imagen de
contenido (C)

Imagen de
estilo (S)

Imagen
generada (G)



Transferencia de estilo (NST)



Imagen de
contenido (C)

Imagen de
estilo (S)

Imagen
generada (G)

Transferencia de estilo (NST)

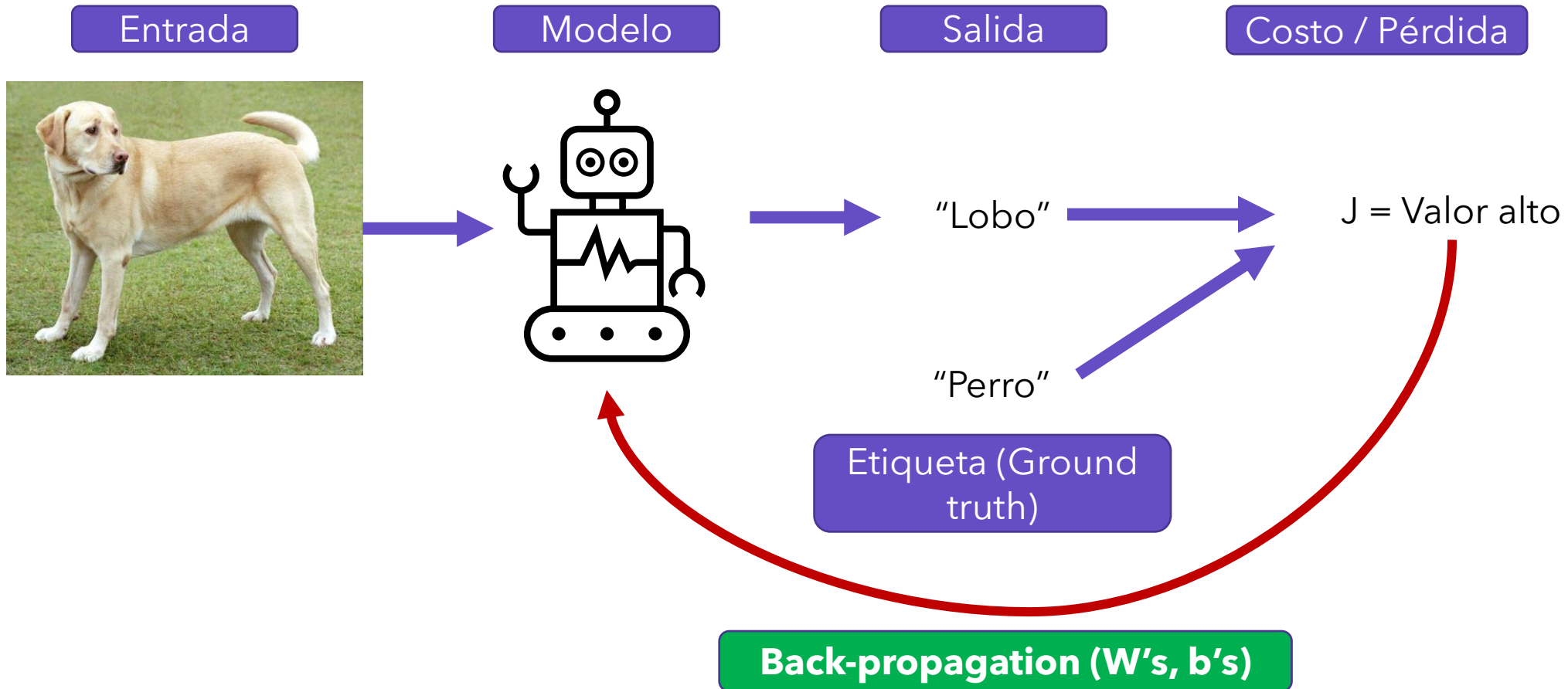


Imagen de
contenido (C)

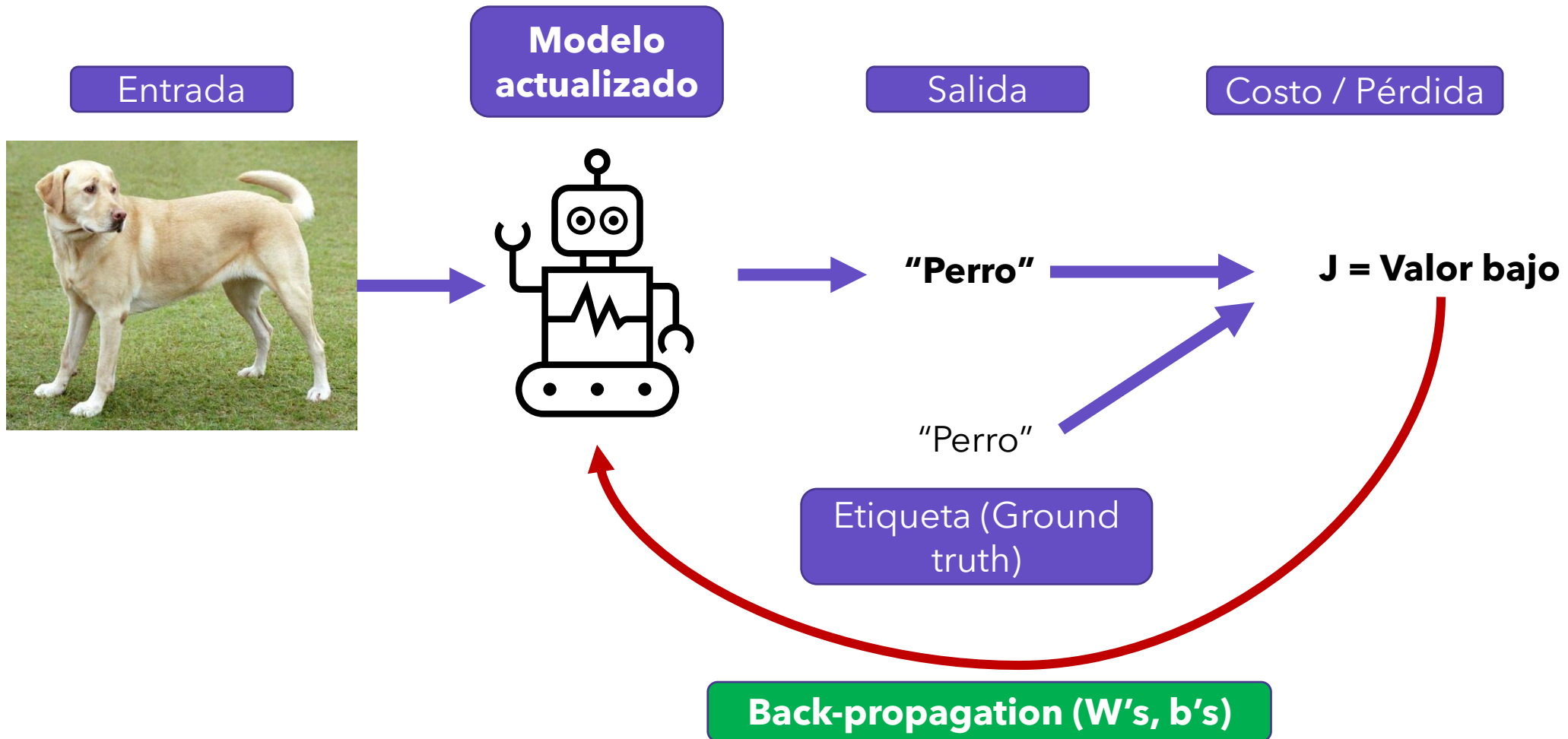
Imagen de
estilo (S)

Imagen
generada (G)

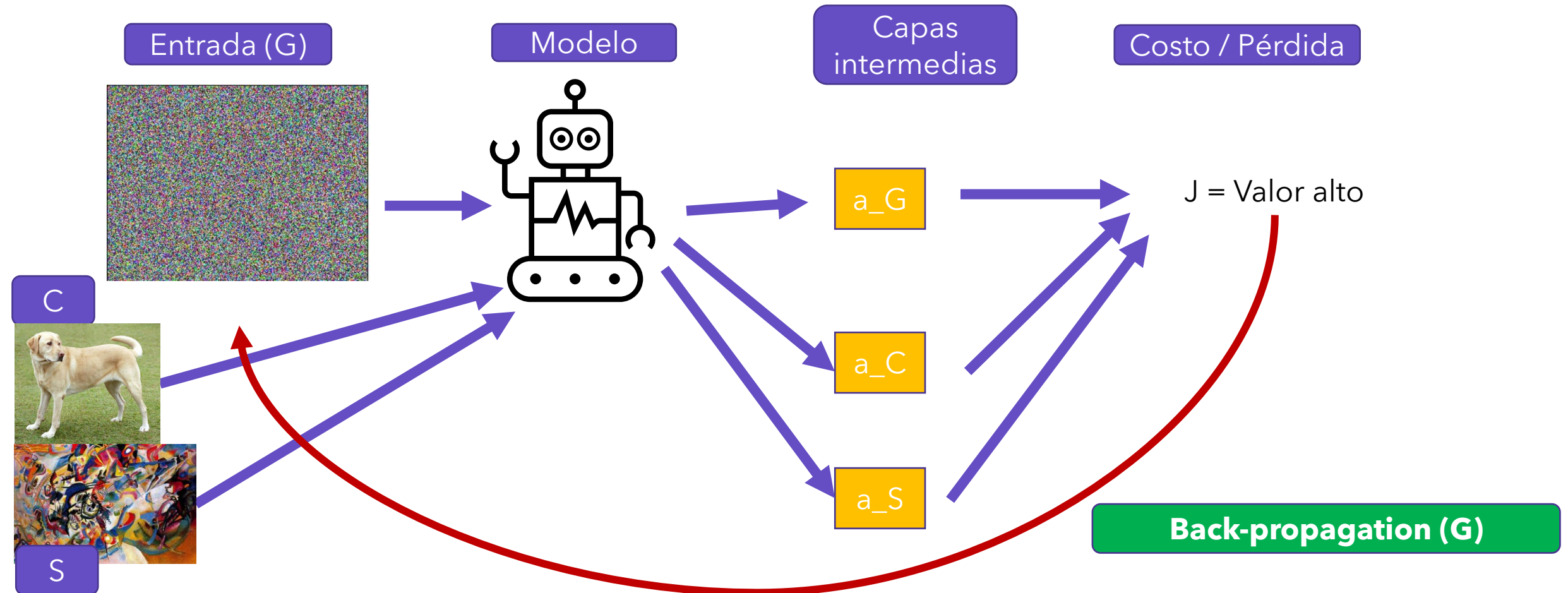
Problema "tradicional" versus NST



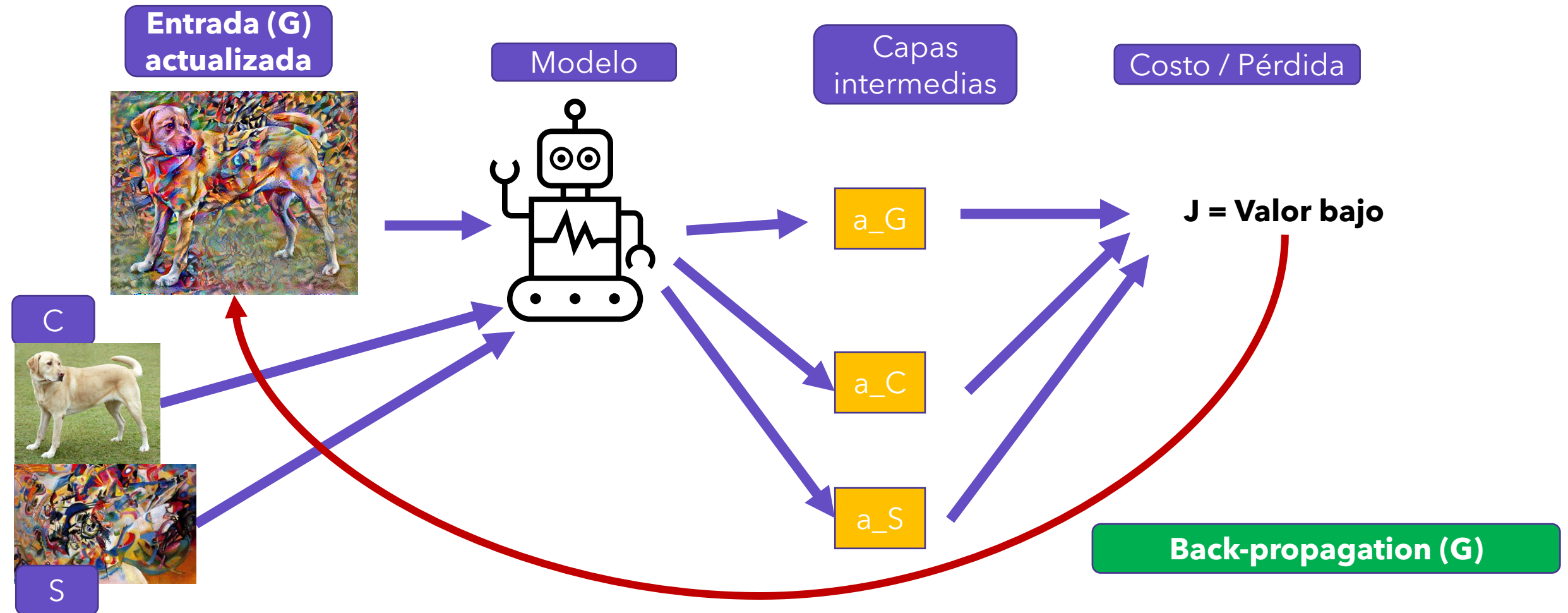
Problema "tradicional" versus NST



Problema "tradicional" versus NST



Problema "tradicional" versus NST



Función de costo para NST

$$J(G) = \alpha J_{content}(C, G) + \beta J_{style}(S, G) + \gamma J_{total-variation}(G)$$

Función de costo del contenido

Mide la norma de la diferencia entre la activación de la red en una capa determinada, tanto para la imagen de contenido como para la imagen generada.

$$J_{content}(C, G) = \frac{1}{4 \times n_H \times n_W \times n_C} \sum_{\text{all entries}} (a^{(C)} - a^{(G)})^2$$

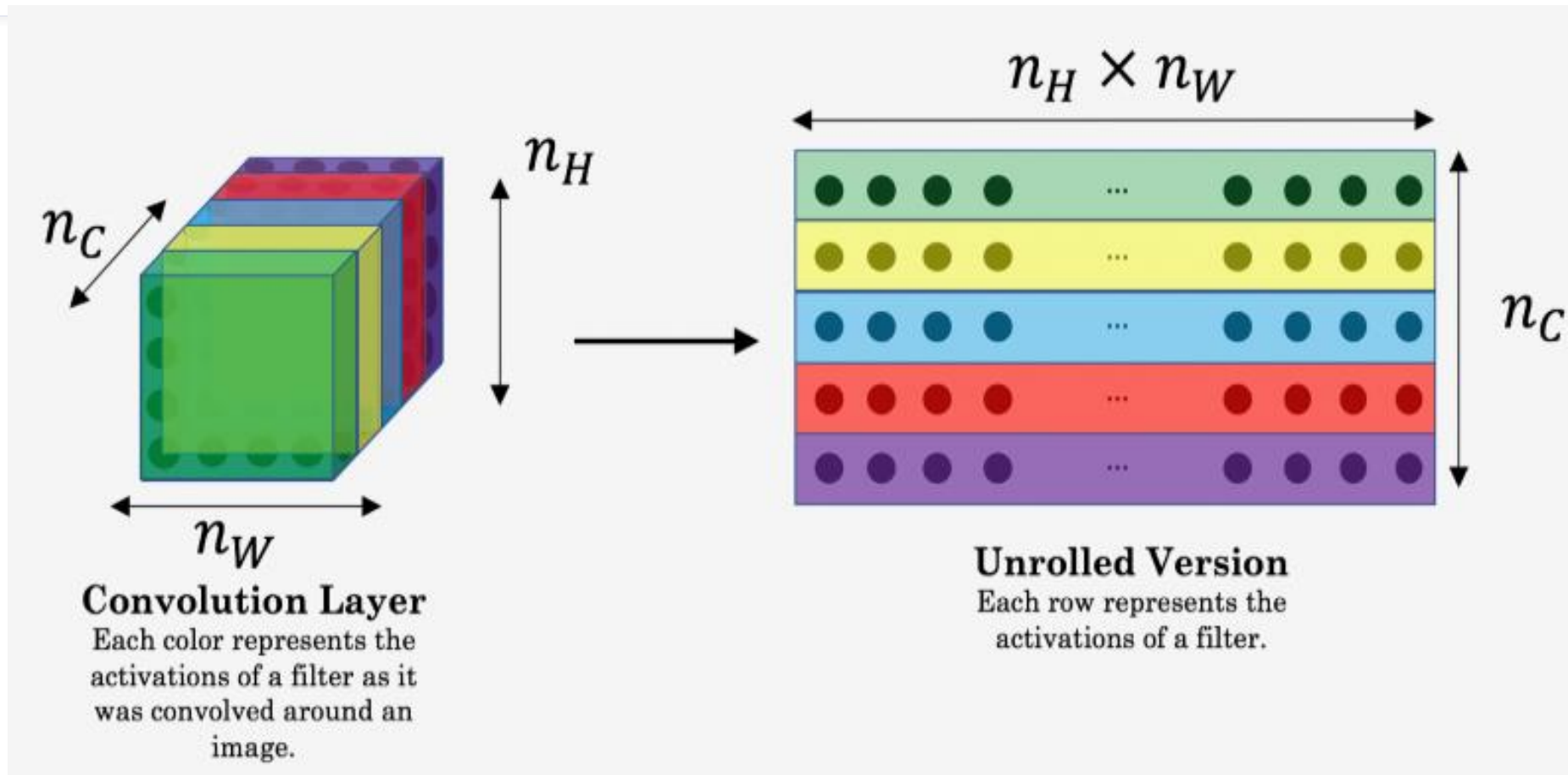
Función de costo del estilo

Mide qué tanto se parecen los estilos entre la imagen de estilo y la imagen generada.

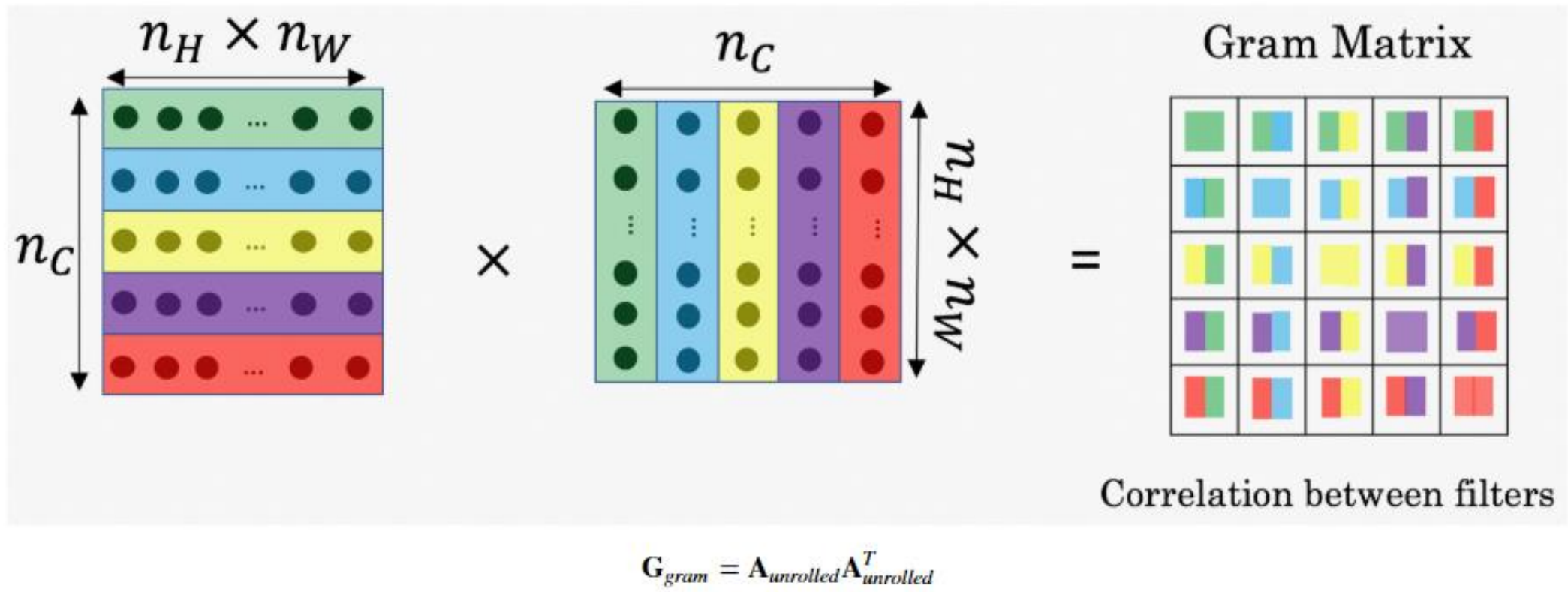
$$J_{style}^{[l]}(S, G) = \frac{1}{4 \times n_C^2 \times (n_H \times n_W)^2} \sum_{i=1}^{n_C} \sum_{j=1}^{n_C} (G_{(gram)i,j}^{(S)} - G_{(gram)i,j}^{(G)})^2$$

$$J_{style}(S, G) = \sum_l \lambda^{[l]} J_{style}^{[l]}(S, G)$$

Cálculo de correlación entre filtros convolucionales

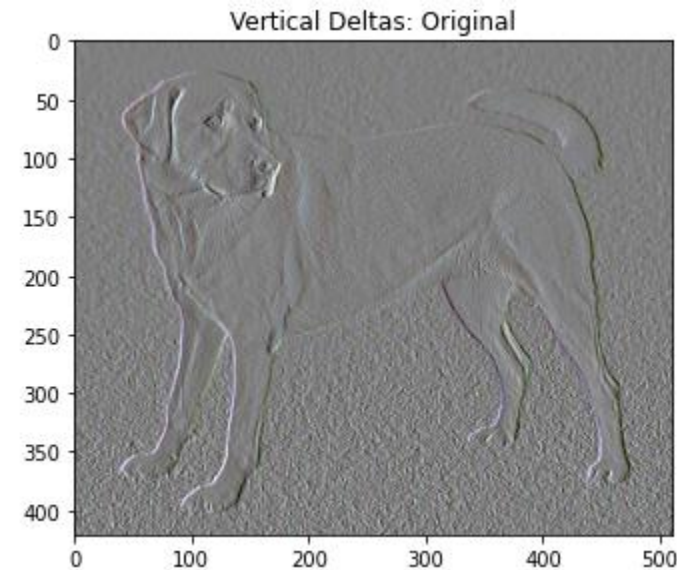
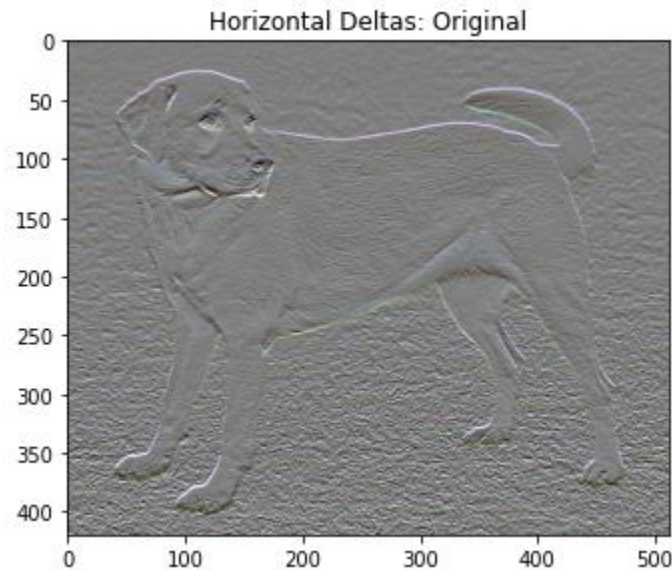


Cálculo de correlación entre filtros convolucionales



Función de costo de variación total

Mide diferencias locales entre píxeles (horizontales y verticales). Se minimiza para que la imagen sea coherente localmente.



Proceso de entrenamiento

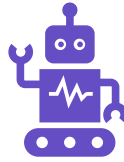
1. Initiate G randomly

$$\underline{G}: \underline{100} \times \underline{100} \times \underset{\substack{\uparrow \\ \text{RGB}}}{3}$$

2. Use gradient descent to minimize $\underline{J(G)}$

$$G := G - \frac{d}{dG} J(G)$$

Hiperparámetros del entrenamiento



Modelo pre
entrenado a utilizar



Pesos de los costos
(alpha, beta)



Capa en la que se
calcula el costo de
contenido



Capa(s) en la(s) que se
calcula el costo de
estilo, y sus lambdas



Optimizdor (tipo,
learning rate, otros
parámetros)



Ejemplo de uso

