## Aluno: Gabriel Azevedo Fernandes

## Lista de exercícios extras

## 1- Parâmetros de Redes

a) Modelo totalmente conectado

Entrada:  $200 \times 200 \times 3 = 120.000$ 

Cada Neurônio: 120.000 pesos + 1 bias = 120.001 Parâmetros

Para 500 Neurônios:

120.001 x 500 = **60.000.500 Parâmetros** 

b) Camada Convolucional com 100 filtros 5x5

Cada filtro possui:  $5 \times 5 \times 3 = 75$  pesos

1 Bias = 76 parâmetros por filtro

Com 100 filtros, temos:

 $76 \times 100 = 7.600$  parâmetros

2- Dados:

Entrada: 100 x 100 x 16 | Filtros: 48 filtros de 5 x 5

Stride(S) = 2 | Padding = 0(sem padding  $\rightarrow$  "valid" convolução)

Win = Hin = 100 | F = 5 | S = 2

$$W_{out} = H_{out} = \left\lfloor rac{100-5}{2} + 1 
ight
floor = \left\lfloor rac{95}{2} + 1 
ight
floor = \left\lfloor 47.5 + 1 
ight
floor = \left\lfloor 48.5 
ight
floor = 48$$

Número de filtros = 48 → define a profundidade da saída

A saída terá dimensão: 48 x 48 x 48

3- Entrada: 63 x 63 | Filtro: 9 x 9

Stride: 1 | Deseja-se: Same Padding → Saída com tamanho 63 x 63

$$P = \frac{(9-1)}{2} = \frac{8}{2} = 4$$

Para same padding com filtro 9 x 9 e stride 1, o padding tem que ser 4 em cada

lado da entrada. Ou seja:

Padding Total: 8 (4 pra cada lado)

Resposta final: 4

4- A) 
$$\frac{(67-7)}{1}$$
 + 1 = 61 posições

Saída 61 x 61

Cada Aplicação do Filtro: 7 x 7 x 3 = 147 multiplicações

Total:  $61 \times 61 \times 147 = 546.147$ 

B) 
$$\frac{(67-7)}{1} + 1 = \frac{(60)}{3} + 1 = 21$$

Saída: 21 x 21

Total:  $21 \times 21 \times 147 = 64.827$ 

C) Entrada 67 x 67 x 3

Filtro 7 x 7 x 3

Stride = 1

Same Padding → saída com mesmas dimensões da entrada 67 x 67

Cada posição do filtro exige: 7 x 7 x 3 = 147 multiplicações

Número total de posições:  $67 \times 67 = 4.489$ Multiplicações totais:  $4.489 \times 147 = 660.183$ 

D) output = 
$$\frac{(input)}{stride} = \frac{67}{3} = 23$$

Saída: 23 x 23

Posições: 23 x 23 = 529

Cada uma com 147 multiplicações

5- Wout 
$$\frac{64-2)}{2} + 1 = \frac{62}{2} + 1 = (31+1) = 32$$

Saída espacial: 32 x 32

A profundidade (número de canais) permanece 16, pois o pooling atua por canal Resultado final 32 x 32 x 16