

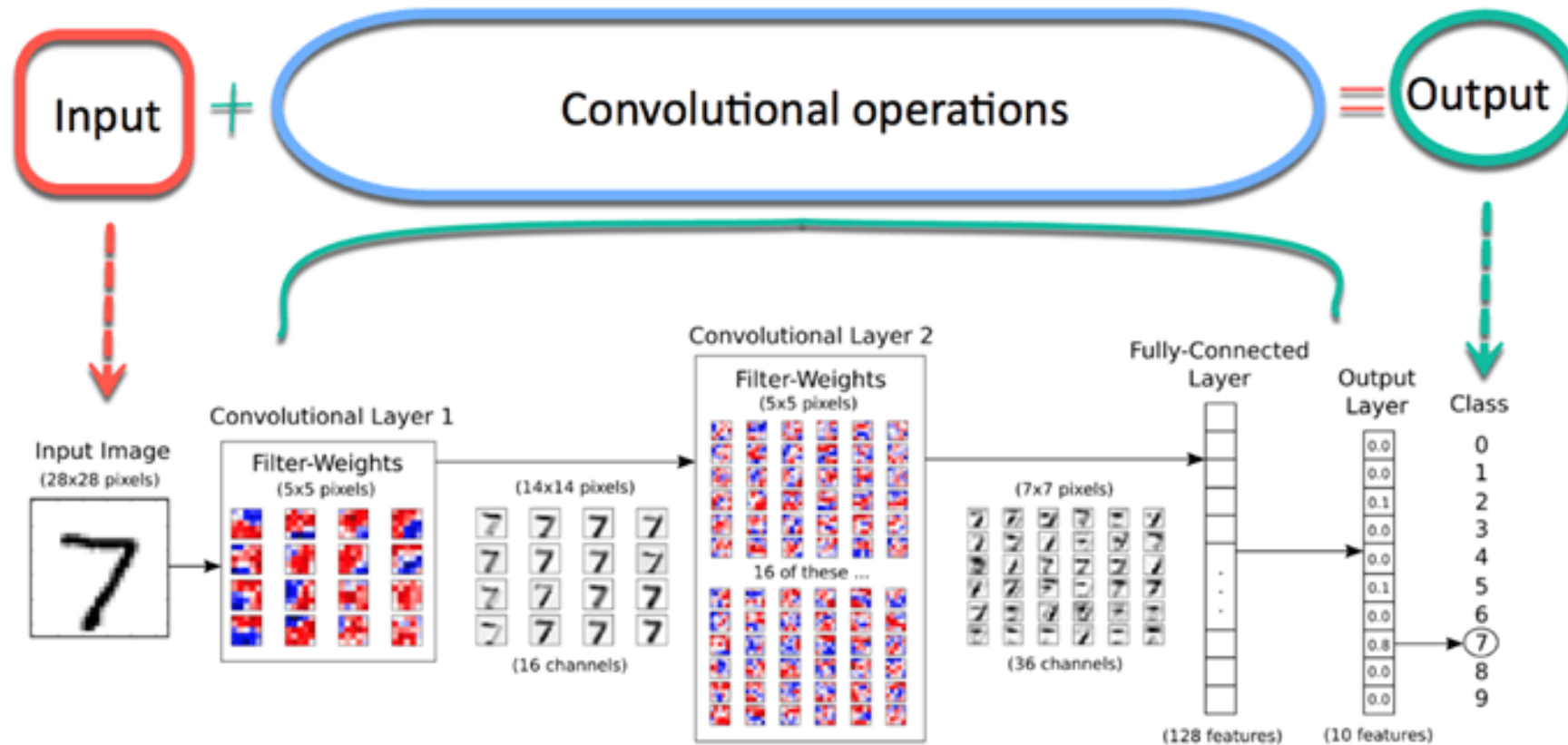


Convolutional Neural Network w problemie MNIST

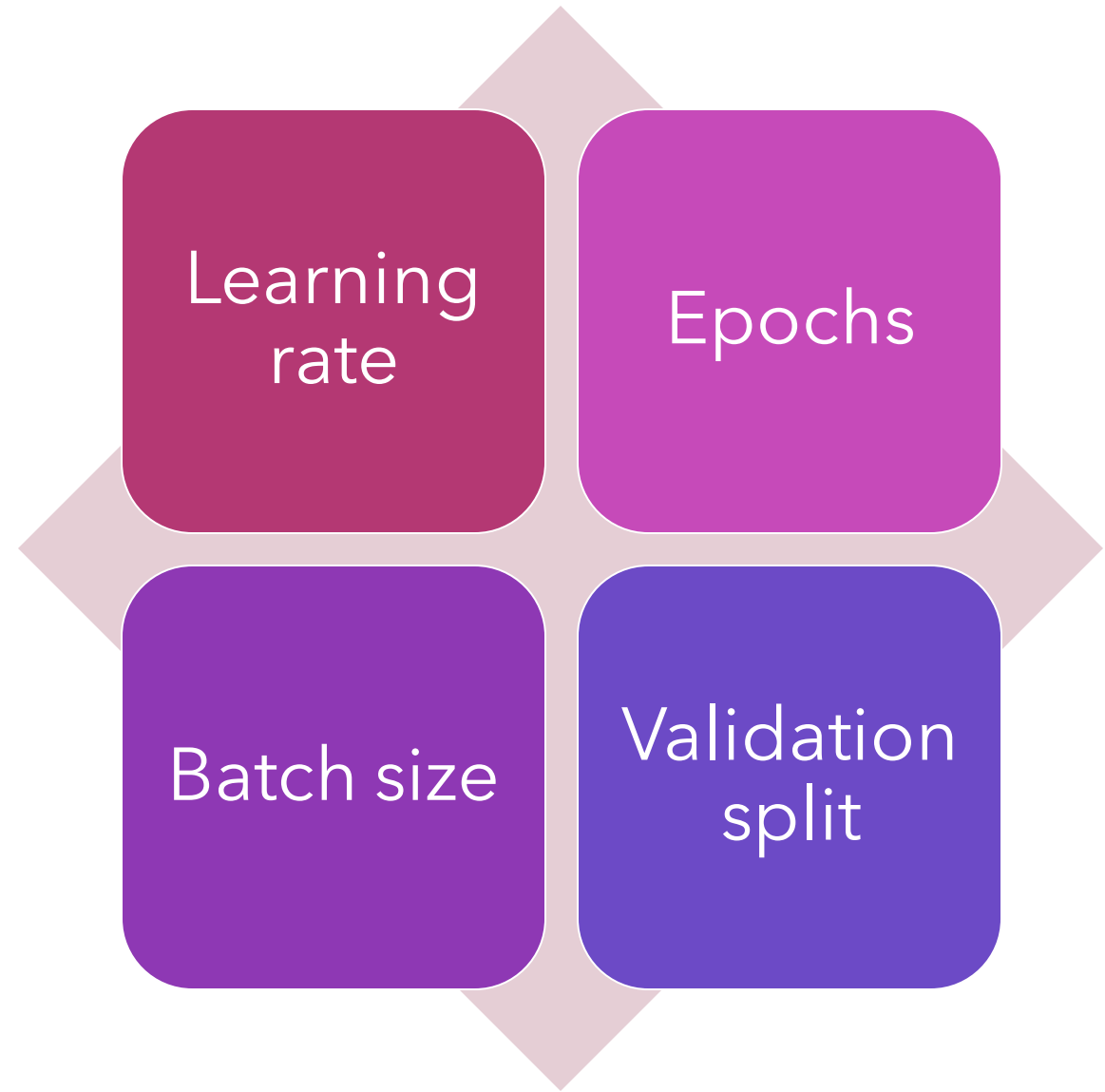
Przygotował Michał Tracewicz



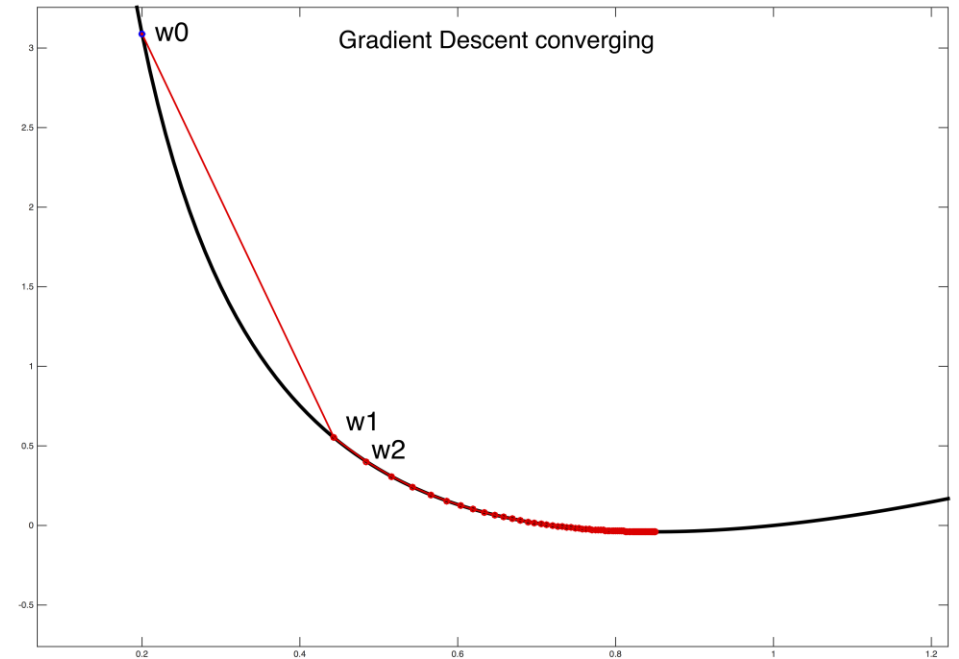
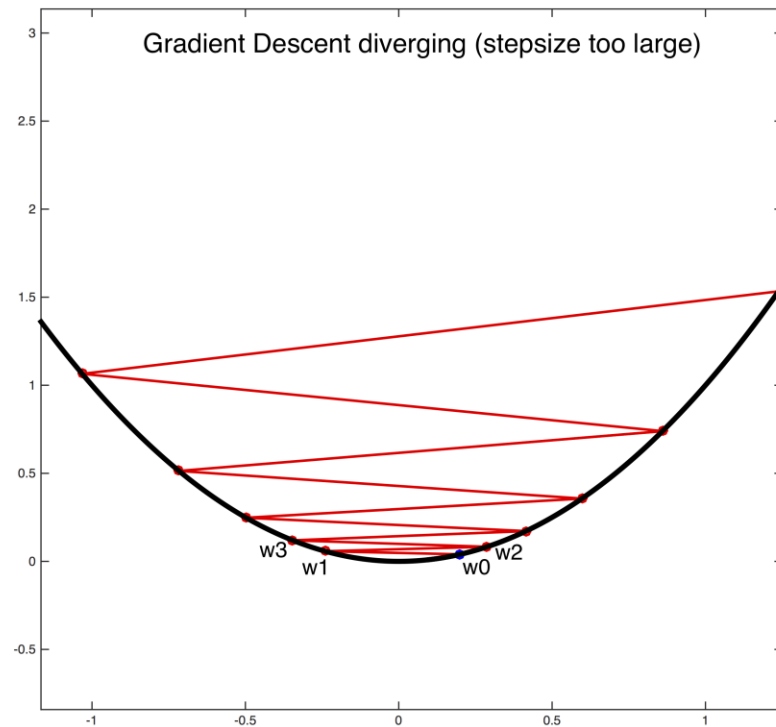
Proces uczenia



Parametry



Metoda gradientu prostego



Architektura sieci



```
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=15, kernel_size=2, padding='same', activation='relu',  
input_shape=(28, 28, 1)))  
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=2))  
model.add(tf.keras.layers.Dropout(rate=0.2))  
  
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=32, kernel_size=2, padding='same', activation='relu'))  
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=2))  
model.add(tf.keras.layers.Dropout(rate=0.2))  
  
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=64, kernel_size=2, padding='same', activation='relu'))  
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=2))  
model.add(tf.keras.layers.Dropout(rate=0.2))  
  
model.add(tf.keras.layers.Flatten())  
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=512, activation='sigmoid'))  
model.add(tf.keras.layers.Dropout(rate=0.2))  
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=10, activation='softmax'))
```

Warstwa wejściowa (ang. Input)

Obraz 28x28x1 (trzy wymiary)

↓
Tablica zawierająca 784 elementy (jeden wymiar)

↓
Każdy piksel ma wartość z przedziału [0,255]

↓
Przekonwertowane na wartości z przedziału [0.0,1.0]



Rodzaje warstw ukrytych



Convolutional



Pooling



Dropout



Dense

Splotowa (ang. Convolutional)

0	0	0	0	0	0
0	105	102	100	97	96
0	103	99	103	101	102
0	101	98	104	102	100
0	99	101	106	104	99
0	104	104	104	100	98

Image Matrix

Kernel Matrix		
0	-1	0
-1	5	-1
0	-1	0

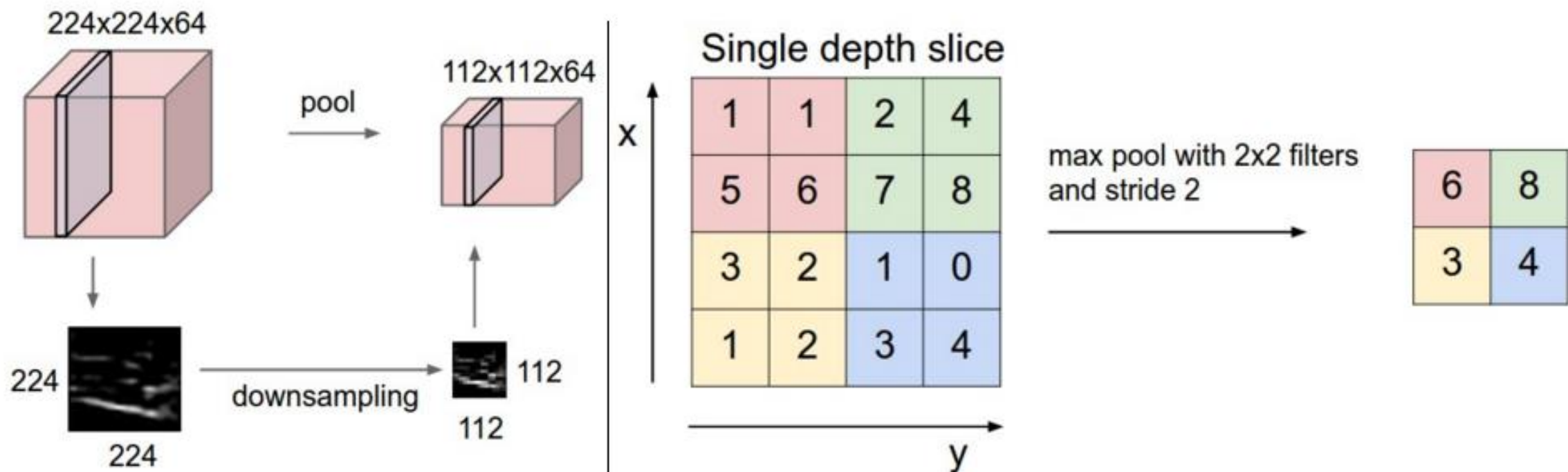
320				

Output Matrix

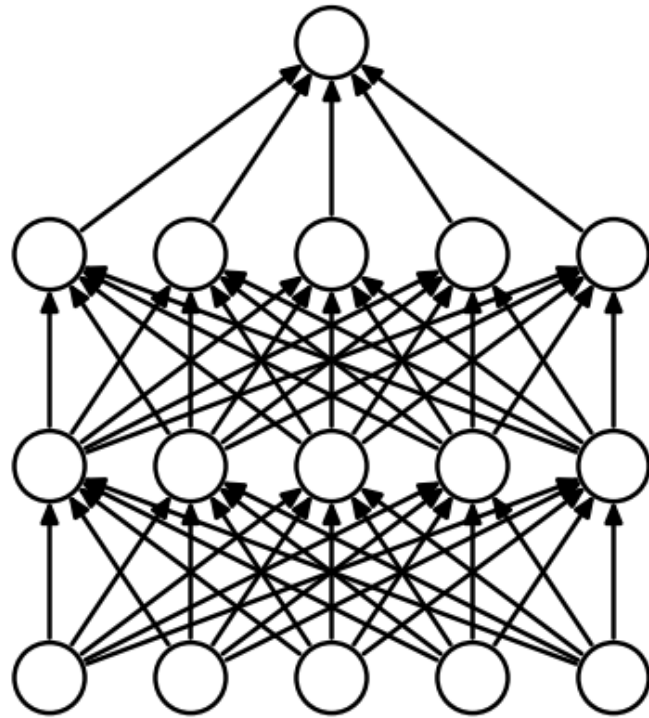
$$\begin{aligned} &0 * 0 + 0 * -1 + 0 * 0 \\ &+ 0 * -1 + 105 * 5 + 102 * -1 \\ &+ 0 * 0 + 103 * -1 + 99 * 0 = 320 \end{aligned}$$

Convolution with horizontal and
vertical strides = 1

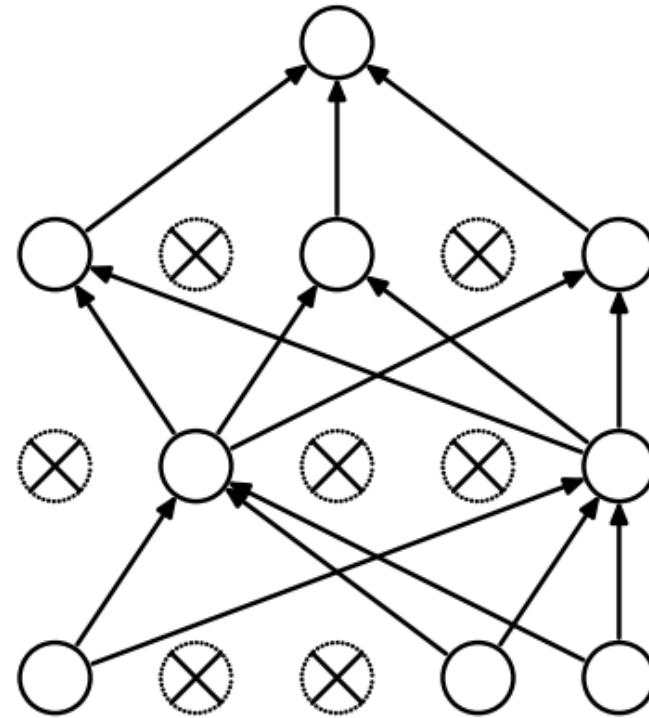
Łącząca (ang. Pooling)



Odrzucająca (ang. Dropout)



(a) Standard Neural Net



(b) After applying dropout.

W pełni połączona
(ang. Dense)
oraz
warstwa wyjściowa
(ang. output)

Meet Softmax

$$\sigma(\mathbf{z})_j = \frac{e^{z_j}}{\sum_{k=1}^K e^{z_k}} \quad \text{for } j = 1, \dots, K$$

