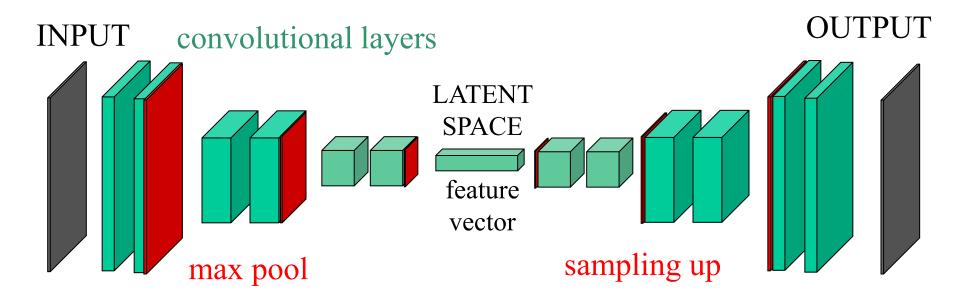
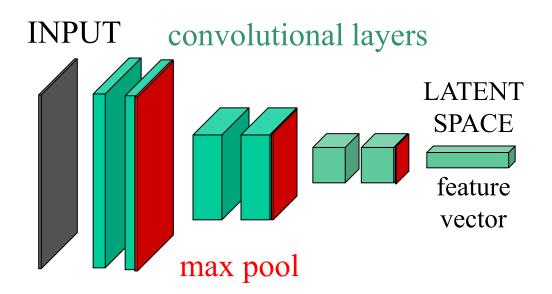
# (Convolutional) autoencoder

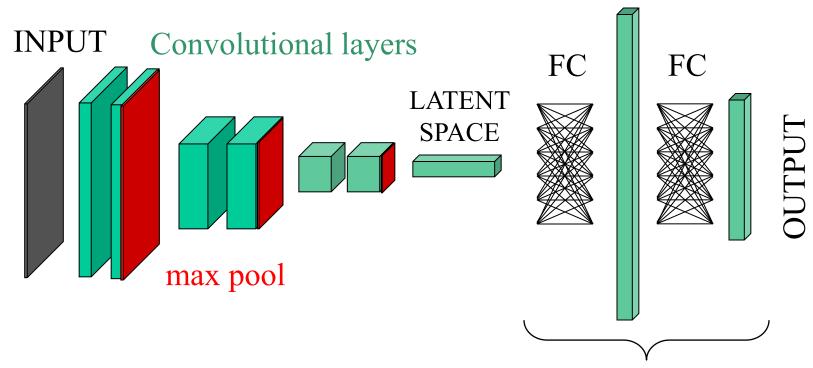


### Encoder



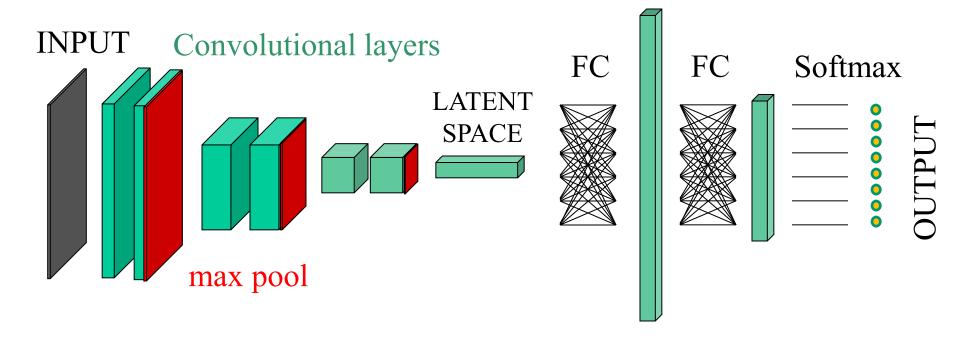
Encoder (the first half of autoencoder) transforms image to features (point in the latent space) ...

## Regressor



... and for features perceptron works also in practice

#### Classifier



pridaním Softmaxu alebo Sigmoidy vieme regressor premeniť na klasifikátor

logit

Softmax mení čokoľvek na pravdepodobnosti

$$softmax_i(x) = \frac{e^{x_i}}{\sum_k e^{x_k}}$$

def softmax(x):
e\_x = np.exp(x - np.max(x))
return e\_x / e\_x.sum(axis=0)

Softmax má zmysel len keď sa kategórie navzájom vylučujú. Pokiaľ máme napr. koleso aj bicykel, používame Sigmoid

## Základná vlastnosť DNN

• Keď si vieme zdôvodniť ako nejaký systém urobiť postupne a po častiach (spravíme autoencoder, odrežeme dekóder, pripojíme perceptron, ...), môžeme ho urobiť priamo v koncovej architektúre (End-to-End system)

# Trénovanie neurónových sietí

- Pri komplikovanejších sieťach trénovanie ľahko uviazne v lokálnom minime
- Do siete preto pridávame stavebné prvky, ktoré sa tomu snažia brániť
- Pozornosť tiež venujeme inicializácii váh

## Dropout

 Počas trénovania sa náhodne pokazí prenos signálu medzi dvomi vrstvami (pošle sa nula)

 Je to prevencia uviaznutia v lokálnom minime a vedie to k lepšiemu rozloženiu zodpovednosti medzi neuróny v rámci jednej vrstvy

### Xavier distribution

- Inicializácia váh má veľký vplyv na rýchlosť i výsledok trénovania
- Veľmi dobrou pre siete s ReLU je Xavierova (= Glorotova) inicializácia:

U[-x,x] kde 
$$x = \sqrt{\frac{6}{N+M}}$$

kde N je počet vstupov a M počet neurónov

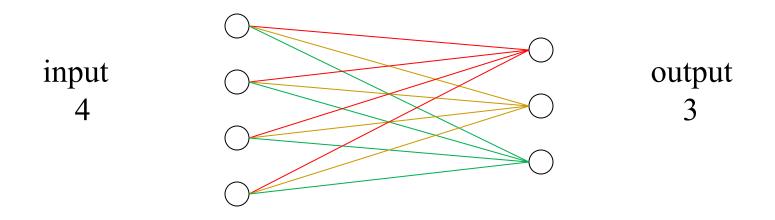
# Kaiming distribution

• Defaultnou inicializaciou v Pytorch je Kaimingova inicializácia:

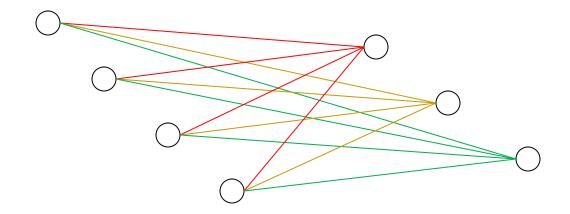
$$U[-x,x]$$
 kde  $x = \sqrt{\frac{6}{N}}$ 

kde N je počet vstupov a M počet neurónov

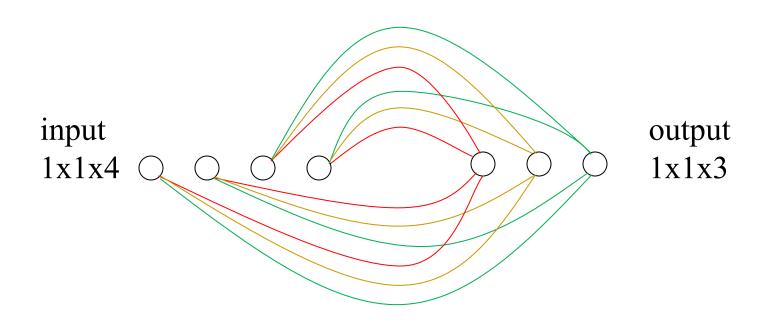
Fully – Connected layer (Linear) s N vstupmi a M neurónmi (N x M + M parametrov) zodpovedá bloku M konvolučných vrstiev prepojených na vstup 1x1xN (rozlíšenie 1x1 a N kanálov) s kernelom 1x1



Fully – Connected layer (Linear) s N vstupmi a M neurónmi (N x M + M parametrov) zodpovedá bloku M konvolučných vrstiev prepojených na vstup 1x1xN (rozlíšenie 1x1 a N kanálov) s kernelom 1x1

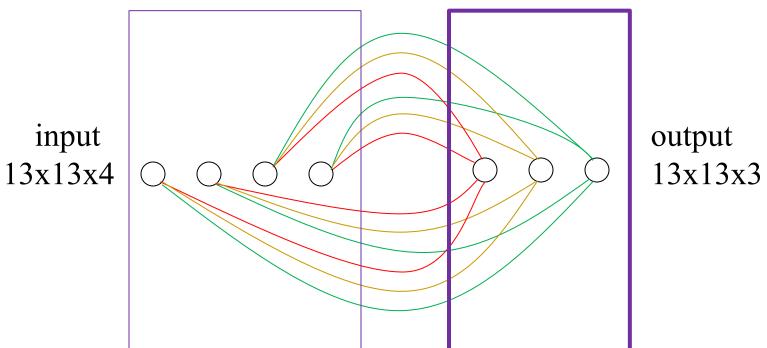


Fully – Connected layer (Linear) s N vstupmi a M neurónmi (N x M + M parametrov) zodpovedá bloku M konvolučných vrstiev prepojených na vstup 1x1xN (rozlíšenie 1x1 a N kanálov) s kernelom 1x1



Keď teraz ako vstup vložíme niečo s väčším resolution, napríklad 13x13x4, spustíme 169 paralelne bežiacich perceptrónov, ktoré zdieľajú váhy a biásy

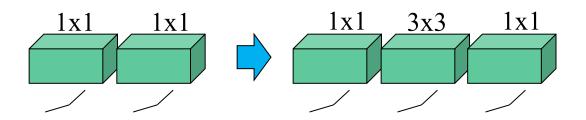
block of 3 convolutional layers with kernel 1x1



# Čo je vlastne CNN?

• Čo ak teraz použijeme kernel väčší ako 1x1, napríklad 3x3?

• Zabezpečí to výmenu informácii medzi susednými paralelne bežiacimi perceptrónmi.



# Čo je vlastne CNN?

• CNN je teda sieť, kde paralelne púšťame rovnaké spolupracujúce perceptrony nad rôznymi miestami obrazu

#### DNN

- Povalením perceptronov sa značne zväčšuje počet vrstiev sietí
- Preto sa im hovorí hlboké Deep NN

## Fully-convolutional Network

- DNN kde sú všetky Linear nahradené Conv2D sú fully-convolutional
- Tieto siete nemajú (na rozdiel od iných DNN) pevnú resolution vstupu