ВВЕДЕНИЕ В НЕЙРОННЫЕ СЕТИ



план занятия



- Создание простой нейронной сети
- Активационные функции
- Функции ошибок
- Оптимайзеры
- Градиентный спуск

СОЗДАНИЕ ПРОСТОЙ НЕЙРОННОЙ СЕТИ

model = Sequential()

model.add(Dense(2, input_dim=2, use_bias=False))

model.add(Dense(1, use_bias=False))

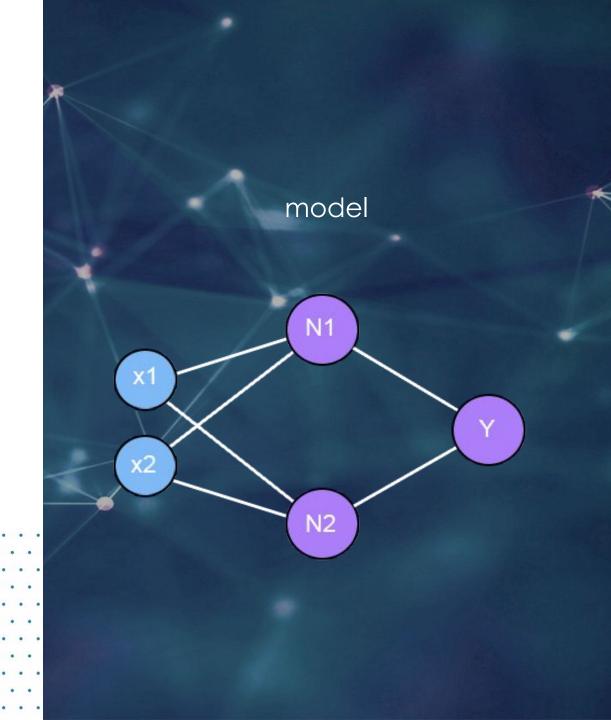
Расчет значений нейронов скрытого слоя:

$$N1 = x1 * w1 + x2 * w2$$

$$N2 = x1 * w3 + x2 * w4$$

Расчет выхода сети:

Y = N1 * w5 + N2 * w6



ФУНКЦИИ АКТИВАЦИИ

Применение функции к выходу нейрона:

$$N1 = x1 * w1 + x2 * w2 \longrightarrow N1 = f(x) = f(x1 * w1 + x2 * w2)$$

sigmoid (сигмоид):

$$f(x)=\sigma(x)=rac{1}{1+e^{-x}}$$

relu (линейный выпрямитель):

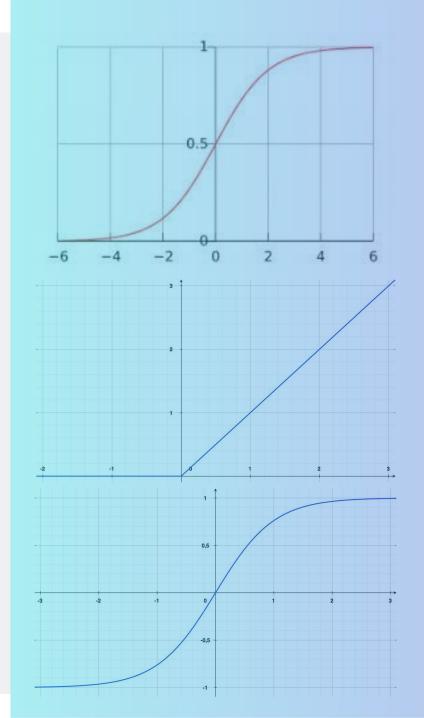
$$f(x) = \left\{egin{array}{ll} 0 & x < 0 \ x & x \geqslant 0 \end{array}
ight.$$

■ tanh(гиперболический тангенс):

$$f(x)= h\left(x
ight)=rac{\left(e^{x}-e^{-x}
ight)}{\left(e^{x}+e^{-x}
ight)}$$

Варианты: elu, softmax, selu, softplus, softsign, hard_sigmoid, exponential, LeakyReLU, PReLU, ELU, ThresholdedReLU, Softmax, ReLU

https://keras.io/activations/



ФУНКЦИИ ОШИБОК

средняя абсолютная ошибка (mean absolute error) (MAE):

$$ext{MAE} = rac{\sum_{i=1}^n |y_i - x_i|}{n} = rac{\sum_{i=1}^n |e_i|}{n}.$$

среднеквадратическая ошибка (mean squared error) (MSE):

$$ext{MSE} = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y_i})^2.$$

бинарная кроссэнтропия (binary crossentropy):

$$H_p(q) = -\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} y_i \cdot log(p(y_i)) + (1 - y_i) \cdot log(1 - p(y_i))$$

Варианты: mean_absolute_percentage_error, hinge, mean_squared_logarithmic_error, squared_hinge, kullback_leibler_divergence, poisson, categorical_hinge, huber_loss, logcosh, sparse_categorical_crossentropy, cosine_proximity, is_categorical_crossentropy

https://keras.io/losses/



ОПТИМАЙЗЕРЫ

- Adam
- RMSprop
- Adadelta

learning_rate - шаг оптимизатора

Варианты: SGD, Adagrad, Adamax, Nadam

https://keras.io/optimizers/

ГРАДИЕНТНОГО СПУСКА

