# Калибровка моделей и uncertainty estimation

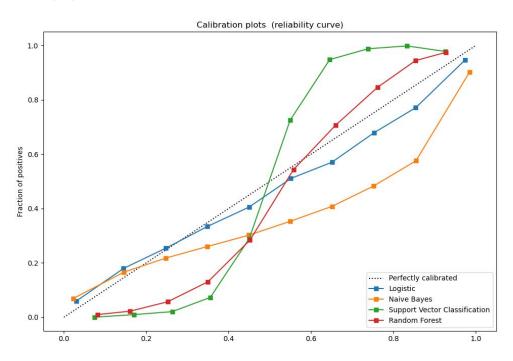
Терехова Юлия

#### Зачем калибровка?

модель 1	90%	99%
модель 2	90%	89%

- отражает, насколько классификация вероятна
- интерпретируемость модели

## Что называется хорошо отклалиброванной моделью?



$$P(y = +1 | b(x) = p) = p$$

#### Как оценить неоткалиброванность модели?

**Expected Calibration Error (ECE)** 

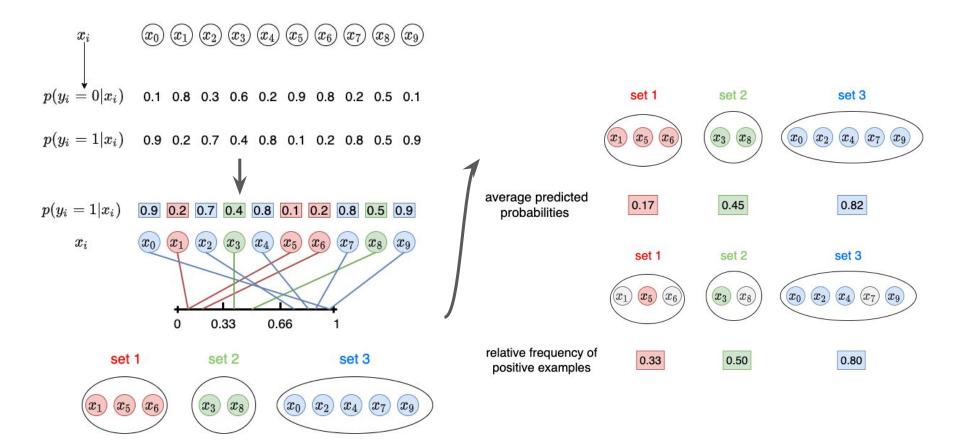
$$\mathbb{E}_{\hat{P}}[|\mathbb{P}(\hat{Y}=Y|\hat{P}=p)-p|]$$

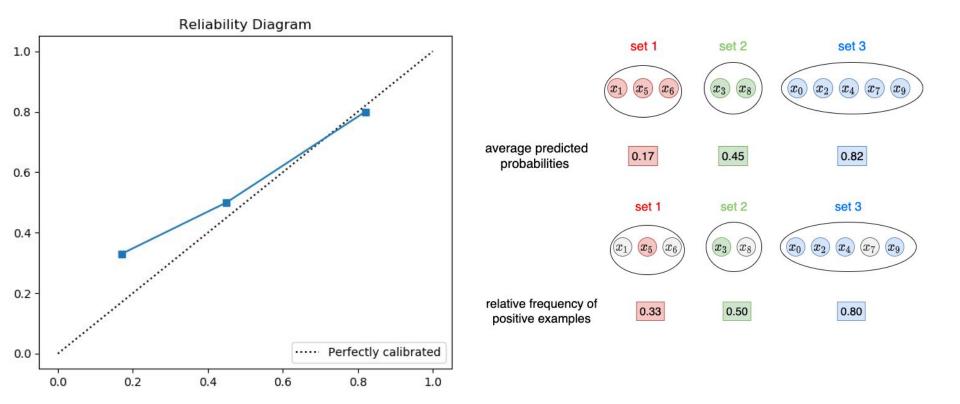
$$ext{ECE} = \sum_{m=1}^{M} rac{|B_m|}{n} |\mathrm{acc}(B_m) - \mathrm{conf}(B_m)|$$

Maximum Calibration Error (MCE)

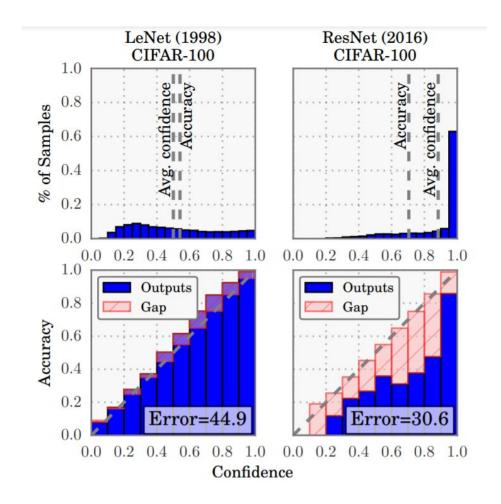
$$\max_{p \in [0,1]} |\mathbb{P}(\hat{Y} = Y | \hat{P} = p) - p|$$

$$ext{MCE} = \max_{m \in \{1,\dots,M\}} |\mathrm{acc}(B_m) - \mathrm{conf}(B_m)|$$





#### Fun fact (нет)



#### Platt scaling

f(x) - output, чтобы получить откалиброванные вероятности - передать его в сигмоиду

$$P(y = 1|f) = \frac{1}{1 + exp(Af + B)}$$

$$\underset{A,B}{\operatorname{argmin}} \{-\sum_{i} y_{i} \log(p_{i}) + (1 - y_{i}) \log(1 - p_{i})\},\$$

where

$$p_i = \frac{1}{1 + exp(Af_i + B)}$$

### Temperature scaling

От T не зависит результат классификации

$$\hat{q}_i = \max_k \, \sigma_{\text{SM}}(\mathbf{z}_i/T)^{(k)}$$

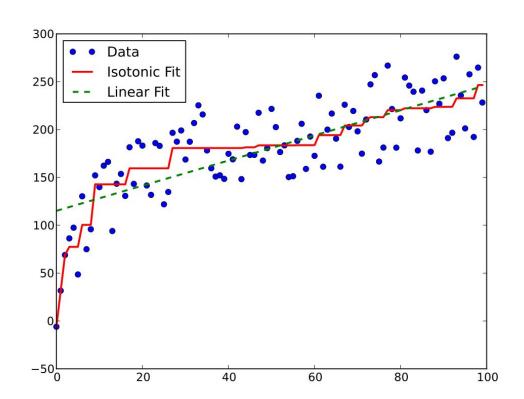
$$\sigma_{ ext{SM}}(z) = rac{e^z}{\sum_{k=1}^K e^{z^k}}$$

#### Isotonic regression

Непараметрический метод

$$y_i = m(f_i) + \epsilon_i$$

$$\hat{m} = argmin_z \sum (y_i - z(f_i))^2$$



#### Источники

Predicting Good Probabilities With Supervised Learning

How and When to Use a Calibrated Classification Model with scikit-learn

On Calibration of Modern Neural Networks