→ Métricas de Desempenho - Regressão

Como medir o desempenho de modelos de regressão?

→ O Erro Absoluto Médio (Mean Absolute Error)

O MAE é uma medida de erro que computa a média arimética dos erros absolutos.

$$MAE(y, \hat{y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |y_i - \hat{y}_i|$$

from metricas import mae

```
y = [13, -0.5, 2, 7]
y_pred = [2.5, 0.0, 2, 8]
mae(y, y_pred)
```

[→ 3.0

QUESTÕES PARA REFLEXÃO

- [01] Em que situações o MAE é útil?
- [02] Como se dá a interpretação dos resultados no MAE?
- [03] O MAE pode ser considerado análogo a alguma medida de tendência central?
- [04] Como o MAE se comporta com outliers?

O Percentual do Erro Médio Absoluto (*Mean Absolute Percentage* Error)

$$MAPE(y, \hat{y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \frac{|y_i - \hat{y}|}{max(\epsilon, |y_i|)}$$

```
from metricas import mape

y = [0, 2, 3, 4]
y_pred = [1, 2, 3, 8]
```

```
mape(y, y pred)
```

2.5e+30

QUESTÕES PARA REFLEXÃO

- [05] Em que situações o MAPE seria útil?
- [06] Como é a interpretação dos resultados no MAPE?
- [07] Como o MAPE se comporta com outliers?

→ O Erro Quadrático Médio (Mean Squared Error)

O MSE é uma medida de erro que computa a média dos quadrados dos erros.

$$MSE(y, \hat{y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2$$

from metricas import mse

QUESTÕES PARA REFLEXÃO

- [08] Em que situações o MSE é útil?
- [09] Como é a interpretação dos resultados no MSE?
- [10] O MSE pode ser análogo a alguma medida de variabilidade?
- [11] Como o MSE se comporta com *outliers*?

A Raiz Quadrada do Erro Quadrático Médio (Root Mean Squared Error)

O RMSE é computado pela raiz quadrada do MSE. Representa uma medida de variabilidade dos acertos de um modelo.

$$RMSE(y, \hat{y}) = \sqrt{MSE(y, \hat{y})}$$

QUESTÕES PARA REFLEXÃO

- [12] Em que situações o MSE é útil?
- [13] Como é a interpretação dos resultados no MSE?
- [14] O MSE pode ser análogo a alguma medida de variabilidade?
- [15] Como o MSE se comporta com outliers?

🕶 O Coeficiente de Determinação: R^2

O coeficiente de determinação representa a proporção da variância (de y) que é explicada pelas variáveis independentes do modelo. O R^2 fornece uma indicação da qualidade do ajuste e portanto uma medida do quão bem instâncias não vistas serão previstas pelo modelo.

$$R^{2}(y, \hat{y}) = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \hat{y}_{i})^{2}}{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \bar{y})^{2}}$$

from metricas import r2

0.099999999999998

O \mathbb{R}^2 é muito sensível a *outliers*.

```
y = [13, -0.5, 2, 7] # 3 => 13
y_pred = [2.5, 0.0, 2, 8]
r2(y, y_pred)
```

QUESTÕES PARA REFLEXÃO

- **[16]** Em que situações o \mathbb{R}^2 é útil?
- [17] Como é a interpretação dos resultados no \mathbb{R}^2 ?
- [18] Como o \mathbb{R}^2 se comporta com *outliers*?

→ O Erro Absoluto Mediano (Median Absolute Error)

O MedAE é calculado ao obter a mediana das diferenças absolutas entre o alvo e a predição.

$$MedAE(y, \hat{y}) = mediana(|y_1 - \hat{y_1}|, \dots, |y_n - \hat{y_n}|)$$

```
from metricas import medae

y = [13, -0.5, 2, 7]
y_pred = [2.5, 0.0, 2, 8]

medae(y, y_pred)
```

- [19] Em que situações o MedAE é útil?
- [20] Como se dá a interpretação dos resultados no MedAE?
- [21] O MedAE pode ser considerado análogo a alguma medida de tendência central?
- [22] Como o MedAE se comporta com outliers?

• ×