Feature Scalling Dimensionamento de Características

# Formação Cientista de Dados



- Processo de transformação de dados numéricos
- Variáveis em escalas diferentes
  - Contribuem de forma desbalanceada para o modelo
  - Exemplo: Salário e Altura
- Gradient Descent converge mais rapidamente para o mínimo local



#### Dimensionamento de Características

- Padronização (Z-score)
- Normalização (Min-Max)

### Padronização (Z-score)

- Dados aproximados da média (zero) e desvio padrão 1
- Podem ser negativos
- Não afeta outliers
- Deve ser usado na maioria dos casos

$$X_p = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

#### Distribuição Normal Padrão (Z)

- Muito difícil calcular probabilidades usando a Distribuição I
- Por isso utiliza-se a Tabela Z
- Com a fórmula abaixo você transforma a probabilidade da si distribuição na probabilidade da tabela Z

# Normalização (Min-Max)

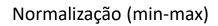
- Transforma para escala comum entre zero e 1
- Usado em processamento de imagens e RNA
- Quando não sabemos a distribuição dos dados
- Quando precisam ser positivos
- Algoritmos não "requerem" dados normais
- Remove outliers pois impõe "limites"

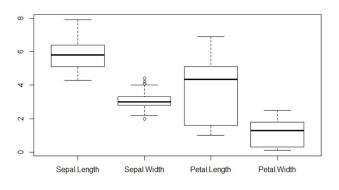
$$X_n = \frac{X - X_{min}}{X_{max} - X_{min}}$$

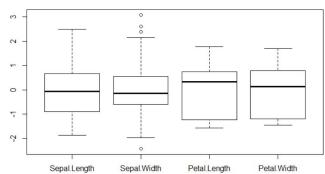
## IRIS

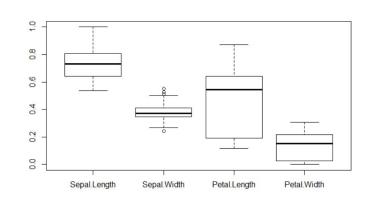
#### IRIS

#### Padronização (Z-score)













#### Dimensionamento de Características

- Não vai necessariamente melhorar seu modelo!
- Arvores de decisão não precisam de nenhum tipo
- Não se aplica a atributos categóricos transformados