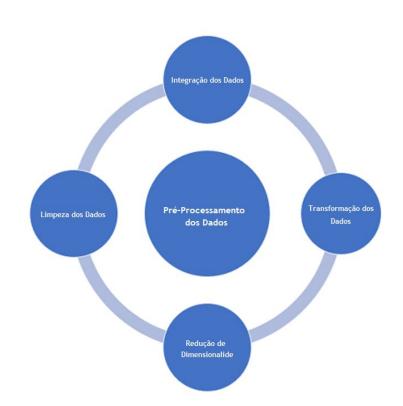


### O que é o pré-processamento dos dados?

- Conjunto de atividades referentes à (i) integração, (ii) limpeza, (iii) transformação e (iv) redução de dimensionalidade de dados brutos em dados úteis;
- Etapa que consome até 80% do tempo do pipeline de uma projeto de Ciência de Dados;
- Tem grande importância para a geração de dados de qualidade que servirão de insumo para modelos preditivos e analíticos.



### Integração dos Dados

- Os dados podem estar organizados de três maneiras diferentes:
  - Dados estruturados: dados que seguem um esquema pré-definido e estão organizados de acordo com um modelo relacional. Geralmente são armazenados e administrados por um Sistema Gerenciador de Banco de Dados (SGBD);
  - Dados semi-estruturados: são dados que, geralmente, possuem uma estrutura hierárquica não compatível com os tradicionais modelos relacionais. Podem ser representados por arquivos de extensões .XML, .JSON e .HTML;
  - O Dados não-estruturados: não possuem uma estrutura definida *a priori*. Podem ser representados por arquivos de texto, áudio e vídeo.
- Os principais meios de integração com os dados incluem: (i) data warehouses; (ii) data lakes e (iii) arquivos .csv e .xlsx.

#### Limpeza dos Dados

- Um dataset pode conter vários registros ruidosos, irrelevantes ou ausentes. A limpeza dos dados envolve o tratamento de dados ausentes e outliers, como também a correção de valores discrepantes, duplicados ou inconsistentes.
- Algumas opções para tratamento desses valores incluem:
  - exclusão dos registros com valores anômalos;
  - substituição do valores anômalos pela média, mediana ou moda;
  - substituição do valores anômalos a partir do cálculo de um valor via regressão ou agregação.

### Transformação dos Dados

- Esta etapa do pré-processamento dos dados tem como objetivo transformar os valores originais do *dataset* em valores mais adequados para o processo de mineração de dados.
- Algumas opções para tratamento incluem:
  - Normalização dos valores em intervalos entre 0 e 1 (normalização min/max) ou -1 a
     1 (padronização);
  - seleção de atributos mais relevantes;
  - criação de novos atributos via métodos de engenharia de atributos;
  - exclusão de atributos menos relevantes ou mais correlacionados via métodos de redução de dimensionalidade.

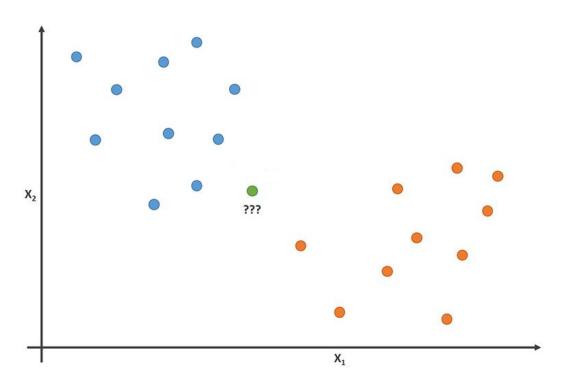
#### **Tipos de Conjuntos de Dados**

- Um conjunto de dados pode ser ou não ser rotulado.
  - conjunto de dados rotulados representam a categoria de problemas supervisionados;
  - o conjunto de dados não rotulados representam a categoria de **problemas não-supervisionados**.
- Problemas supervisionados podem ser de classificação ou regressão.
  - Problemas de classificação visam gerar um modelo preditivo que, após a etapa de treinamento, atribui um rótulo (ou classe) a uma determinada amostra. São de natureza discreta;
  - classes com uma quantidade predominante de registros são conhecidas como classes desbalanceadas;
  - Problemas de regressão visam gerar um modelo preditivo que atribui um valor real a uma nova amostra. São de natureza contínua.
- Problemas não-supervisionados podem ser do tipo agregação, clusterização e associação.

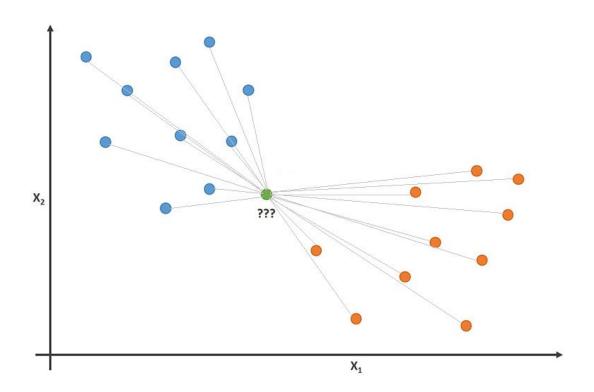
### k-Nearest Neighbors

- Também conhecido como k-NN, é um algoritmo de aprendizagem supervisionado simples que utiliza cálculos de proximidade para classificar um novo registro;
- Pode ser utilizado em tarefas de classificação e regressão, sendo mais utilizado em tarefas de classificação;
- Em tarefas de classificação, é atribuído uma classe a um novo registro a partir de voto majoritário. São analisadas k amostras e a classe majoritariamente presente ao redor do registro em análise é atribuída ao novo registro;
- Em tarefas de regressão, é calculado o valor médio dos vizinhos e atribuído à nova amostra;
- A medida de distância mais comumente utilizada é a distância euclidiana;
- Recomenda-se utilizar um **valor ímpar** para *k* de modo a evitar empates no processo de votação.

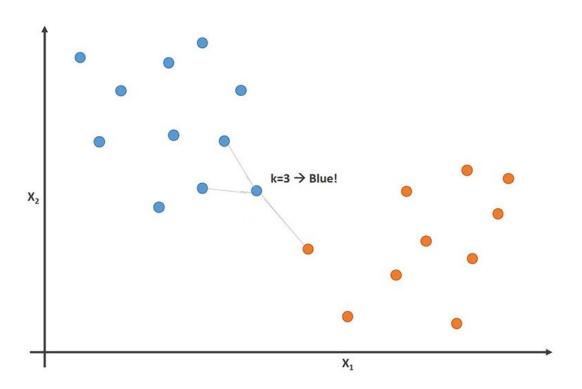
# k-Nearest Neighbors (k = 3)



# k-Nearest Neighbors (k = 3)

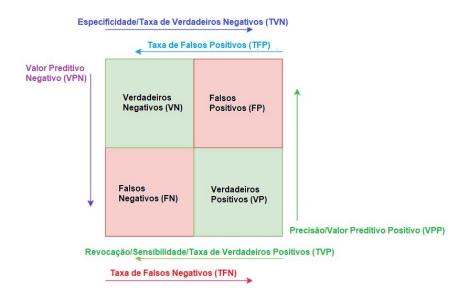


## k-Nearest Neighbors (k = 3)



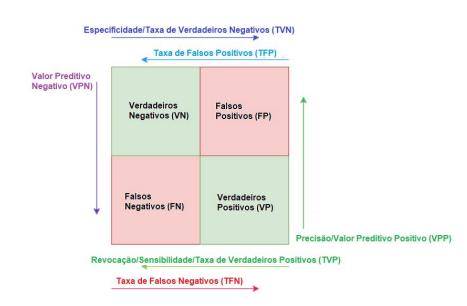
### Métricas de Desempenho

- Em tarefas de classificação, é necessário verificar o desempenho dos modelos em prever as classes de novas amostras;
- A matriz de confusão é comumente utilizada para avaliar modelos de classificação a partir das saídas dos modelos de amostras rotuladas.



### Métricas de Desempenho

- Acurácia: quantidade de amostras classificadas corretamente: (VN + VP) / (VN + VP + FN + FP).
   Suscetível a problemas de classificação desbalanceados;
- Precisão: a razão dos verdadeiros positivos pelo total de saídas preditas como positivas: VP / (VP + FP);
- Revocação: a razão da quantidade de registros preditos como positivos pela quantidade de registros positivos: VP / (VP + FN);
- Métrica F1: média harmônica entre a precisão e revocação: (2 \* precisão \* revocação) / (precisão + revocação).

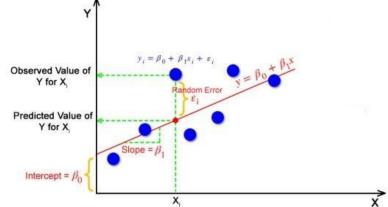


### Regressão Linear

- Modelo de aprendizagem supervisionado que assume um relacionamento linear entre a variável independente e a variável dependente;
- Busca ajustar a melhor linha que minimize a soma do quadrado das diferenças entre os valores preditos e os valores reais;
- A regressão linear calcula os coeficientes e um interceptador. Os coeficientes determinam a inclinação da reta enquanto que o interceptador representa o valor predito para a variável dependente quando a variável independente é zero.

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

- $\circ$   $\mathcal{Y}$ : variável dependente;
- $\circ \beta_0$ : interceptador;
- $\circ \beta_1 x$ : inclinação da reta/variável independente.



### Aprendizado da Regressão Linear

- **Objetivo:** encontrar valores para  $\beta_0$ e  $\beta_1$  de modo que os erros residuais sejam minimizados;
- Para isso, é utilizada uma **função de custo**. A função de custo ajuda a identificar quanto o modelo está aprendendo a partir do cômputo dos parâmetros  $\beta_0$  e  $\beta_1$ .
- A função de custo mais utilizada no aprendizado de uma regressão linear é o **Erro Quadrático** Médio (MSE):  $MSE = \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^{m} (\hat{y}^i y^i)^2$
- Os parâmetros  $\beta_0$  e  $\beta_1$  são atualizados a partir do cálculo do **gradiente descendente.**
- ullet O parâmetro lpha representa a taxa de aprendizado.

$$\beta_0 = \beta_0 - \alpha * \frac{2}{m} (\sum_{i=1}^m \hat{y}^i - y^i)$$

$$\beta_1 = \beta_1 - \alpha * \frac{2}{m} (\sum_{i=1}^m \hat{y}^i - y^i) * x^i$$

