

escola britânica de artes criativas & tecnologia

Profissão: Cientista de Dados

A Maldição da Dimensionalidade



Fenômeno de Huges

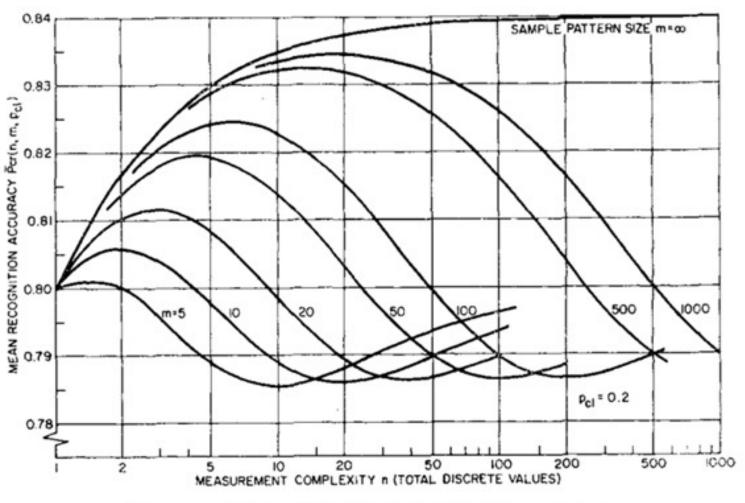


Fig. 4. Finite data set accuracy $(p_{c1} = \frac{1}{5})$.

Redução de dimensionalidade



Redução de dimensionalidade

Reduzir o número de variáveis substancialmente

Perdendo o mínimo possível de informação

Pra que usa?

- Visualização de dados
- Eficiência em algoritmos de *machine learning*
- Ordenação de indivíduos
- Eficiência em transmissões (imagem áudio etc)

Exemplos classicos



escola britânica de artes criativas & tecnologia

Profissão: Cientista de Dados

Análise de Componentes Principais

Reconhecimento de imagens



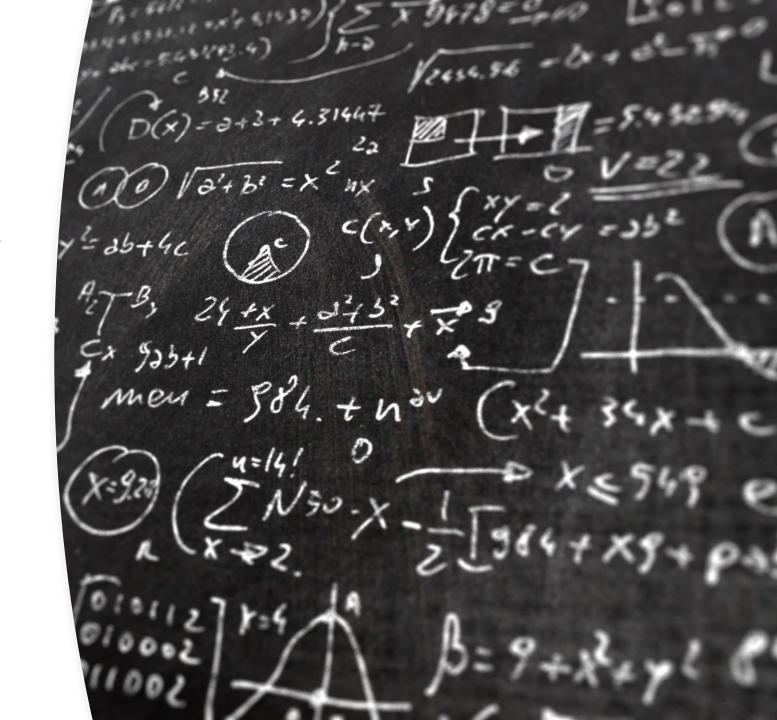


Processamento de linguagem natural



Situações

- Machine learning
- Interpretação secundária
- Muitas variáveis
- Muitos dados vs recursos



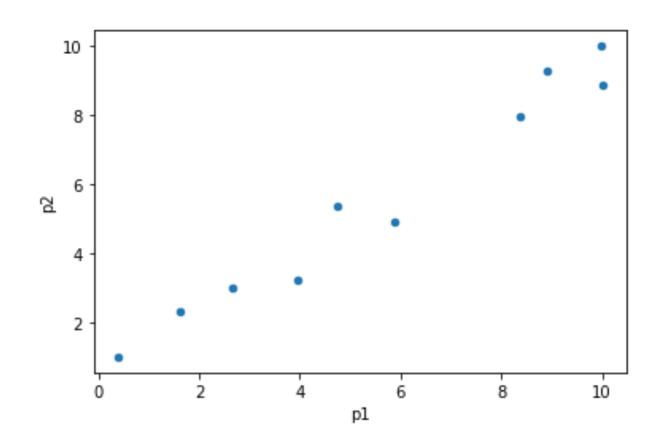
Objetivos

- Conhecer a técnica
- Saber utilizar com o Scikit Learn
- Saber decidir se ela é adequada
- Conhecer os elementos e passos básicos

Matéria prima

Covariância - correlação

Correlação e covariância



$$Cov(X,Y) = \sigma_{x,y} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (X - \bar{X})(Y - \bar{Y})$$

$$Cor(X, Y) = \rho_{x,y} = \frac{Cov(X, Y)}{Var(X)Var(Y)}$$



$$Cor(X, Y) = \rho_{x,y} = \frac{Cov(X, Y)}{Var(X)Var(Y)}$$

$$x_{pad} = \frac{x - \hat{x}}{DesvPad(x)}$$

Matriz de covariância e de correlação

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_{12} & \sigma_{13} \\ \sigma_{21} & \sigma_2^2 & \sigma_{23} \\ \sigma_{31} & \sigma_{32} & \sigma_3^2 \end{bmatrix} \qquad R = \begin{bmatrix} 1 & \rho_{12} & \rho_{13} \\ \rho_{21} & 1 & \rho_{23} \\ \rho_{31} & \rho_{32} & 1 \end{bmatrix}$$

$$R = \begin{bmatrix} 1 & \rho_{12} & \rho_{13} \\ \rho_{21} & 1 & \rho_{23} \\ \rho_{31} & \rho_{32} & 1 \end{bmatrix}$$