**Campus Campinas Swift** 



# Banca do Trabalho de Conclusão de Curso da Engenharia de Computação

ANÁLISE COMPARATIVA DE MODELOS DE APRENDIZADO DE MÁQUINA NA DETECÇÃO DE DIABETES EM ESTÁGIO INICIAL

## Boa noite!

# + + + + + + +

### + + + + + + +

#### Graduando



#### **Lucas Gentil Carlos**

Estudante do 10º semestre da Engenharia de Computação pela Universidade São Francisco e atualmente exercendo o cargo de Analista de Suporte JR no CPQD.

#### Graduando



#### Luan Ornelas de Souza

Estudante do 9° semestre de Engenharia da

Computação pela Universidade São

Francisco;

Faz estágio em ciência de dados no Instituto

Eldorado;

#### **Professor Orientador**



José Guilherme Picolo



## Introdução



## **OBJETIVOS**



- Estudo comparativo de algoritmos de Machine Learning;
- Desenvolver um modelo para predição da diabetes em estágio inicial;



## Introdução



## **JUSTIFICATIVAS**



 Identificar antecipadamente os casos de Diabetes Mellitus através da analise comparativa de algoritmos;





## Introdução



## **Diabetes Mellitus**



- Atualmente 540 milhões de pessoas possuem a doença;
- Causas da Diabete;
- Principais sintomas;
- Identificação tardia da doença.

#### Federação Internacional de Diabetes



Figura 2 - Portadores de diabetes vivendo sem a Figura 3 - Previsão de adultos portadores de Diabetes em identificação da doença.. Fonte: (INTERNATIONAL DIABETES FEDERATION, 2019).

2030.. Fonte: (INTERNATIONAL DIABETES FEDERATION, 2019).







- Base de dados;
- Linguagem e ambiente de desenvolvimento;
- Pré processamento dos dados;
- Algoritmos de Classificação;
- Validação cruzada;





## BANCO DE DADOS

Conjunto de dados público, disponível na UCI Machine Learning Repository - 520 Pacientes;

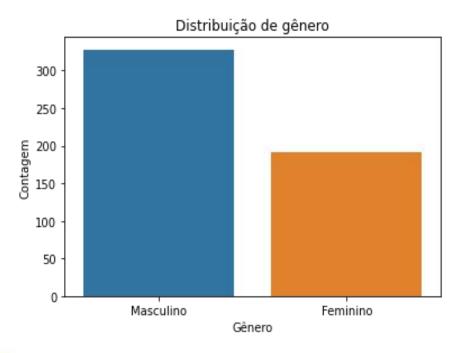


Figura 4 - Distribuição de pacientes por gênero. Fonte: Elaborada pelo autor.

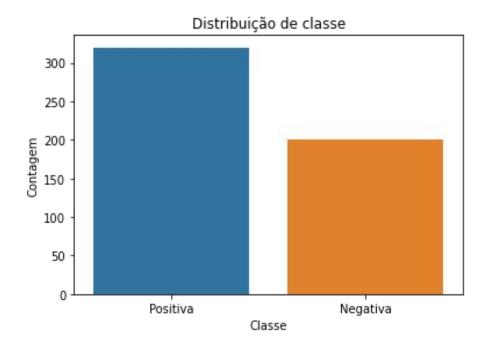


Figura 5 - Distribuição das classes. Fonte: Elaborada pelo autor.



## BANCO DE DADOS

#### Atributos do dataset

| Nome da coluna                                   | Descrição                                 | Range de valores<br>16 - 90 anos |  |
|--|---|----------------------------------|--|
| Idade  | Idade do paciente                         |                                  |  |
| Gênero   | Gênero biológico do paciente              | Masculino ou Feminino            |  |
| Poliúria   | Necessidade excessiva de urinar           | Sim ou Não                       |  |
| Polidipsia                                       | Sede excessiva                            | Sim ou Não                       |  |
| Perda repentina de peso                          | -   | Sim ou Não                       |  |
| Fraqueza   | Sensação de cansaço constante             | Sim ou Não                       |  |
| Polifagia  | Fome excessiva                            | Sim ou Não                       |  |
| Candidíase genital                               | Infecção por fungos na genital            | Sim ou Não                       |  |
| Visão borrada                                    | -   | Sim ou Não                       |  |
| Coceira  | -   | Sim ou Não                       |  |
| Irritabilidade                                   | -   | Sim ou Não                       |  |
| Cicatrização retardada                           | -   | Sim ou Não                       |  |
| Paresia parcial                                  | Grau leve a moderado de fraqueza muscular | Sim ou Não                       |  |
| Rigidez muscular                                 | -   | Sim ou Não                       |  |
| Alopecia   | Queda de cabelos ou de pelos              | Sim ou Não                       |  |
| Obesidade  | Excesso de gordura corporal               | Sim ou Não                       |  |
| Classificação positiva ou negativa para diabetes |   | Positiva ou Negativa             |  |







# LINGUAGEM E AMBIENTE DE DESENVOLVIMENTO



- Linguagem Python versão 3.9;
- Ambiente de desenvolvimento Jupyter Notebook;





## + + + + +

## Pré-processamento dos dados

+ + + + + + +

- Conversão dos valores categóricos para numéricos Para 0 ou 1;
- Normalização dos dados numéricos Entre 0 e 1;
- Balanceamento dos dados presentes no dataset;



## Pré processamento dos dados

Conversão dos valores categóricos para numéricos - 0 ou 1;

| Nome da coluna  | Descrição                       | Range de valores<br>16 - 90 anos |  |
|---|---------------------------------|----------------------------------|--|
| Idade   | Idade do paciente               |                                  |  |
| Gênero  | Gênero biológico do paciente    | Masculino ou Feminino            |  |
| Poliúria  | Necessidade excessiva de urinar | Sim ou Não                       |  |
| Polidipsia  | Sede excessiva                  | Sim ou Não                       |  |
| Perda repentina de peso                                   | -                               | Sim ou Não                       |  |
| Fraqueza  | Sensação de cansaço constante   | Sim ou Não                       |  |
| Polifagia   | Fome excessiva                  | Sim ou Não                       |  |
| Candidíase genital  | Infecção por fungos na genital  | Sim ou Não                       |  |
| Visão borrada   | -                               | Sim ou Não                       |  |
| Coceira   | -                               | Sim ou Não                       |  |
| Irritabilidade  |                                 | Sim ou Não                       |  |
| Cicatrização retardada                                    | -                               | Sim ou Não                       |  |
| Paresia parcial Grau leve a moderado de fraqueza muscular |                                 | Sim ou Não                       |  |
| Rigidez muscular  | -                               | Sim ou Não                       |  |
| Alopecia  | Queda de cabelos ou de pelos    | Sim ou Não                       |  |
| Obesidade   | Excesso de gordura corporal     | Sim ou Não                       |  |
| Classificação positiva ou negativa para diabetes          |                                 | Positiva ou Negativa             |  |





## Pré processamento dos dados



Normalização dos dados numéricos - Entre 0 e 1;

| Nome da coluna | Descrição         | Range de valores |  |
|----------------|-------------------|------------------|--|
| Idade          | Idade do paciente | 16 - 90 anos     |  |

Tabela 2: Demonstração do range de valores do atributo idade. Fonte: Elaborada pelo autor.



## Pré processamento dos dados



Balanceamento dos dados presentes no dataset;

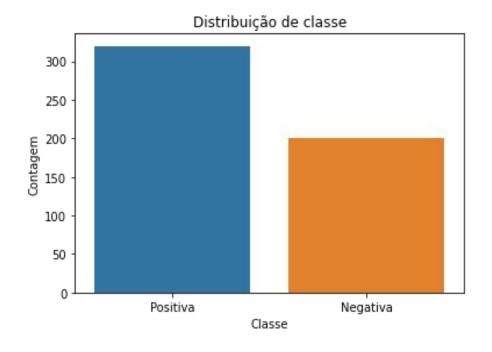


Figura 5 - Distribuição das classes. Fonte: Elaborada pelo autor.





## Algoritmos de Machine Learning

+ + + + + + +

- Inteligência artificial;
- Machine Learning;
  - O que é?
  - Quais foram utilizados?





## Inteligência Artificial



"Capacidade de um sistema para interpretar corretamente dados externos, aprender a partir desses dados e utilizar essas aprendizagens para atingir objetivos e tarefas especificos através de adaptação flexivel." (Kaplan e Haenlein, 2018)





Figura 7 - Ilustração do campo de Inteligência Artificial. Fonte: (MORAIS, 2023).



## Machine Learning - O que é?



Subconjunto de IA que utiliza métodos estátisticos permitindo que máquinas melhorem tarefas através do aprendizado e experiência.

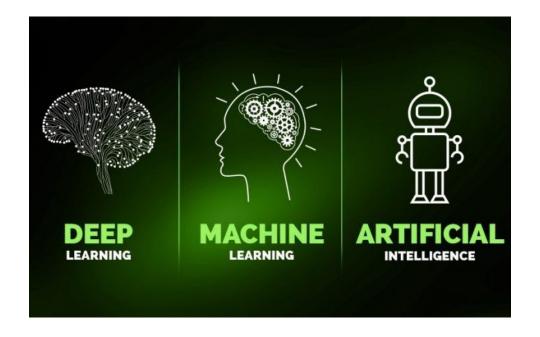


Figura 8 - Sub-áreas da Inteligência Artificial Fonte: (HELDER, 2018).

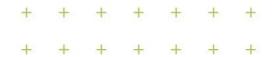


## Machine Learning - Quais algoritmos utilizados?

- Random Forest
- XGBoost
- Support Vector Machine
- Naive Bayes



### Random Forest



- É um método de aprendizado em conjunto (ensemble), ou seja, combina várias estruturas aleatórias de Decision Tree (DT);
- Cada DT realiza a classificação;
- Por fim, uma votação é feita e a classe mais votada é o resultado do algoritmo;

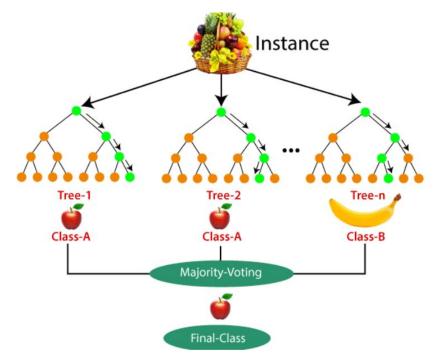




Figura 9 - Exemplo de um algoritmo RF. Fonte: (BOSE, 2023).



#### **XGBoost**



- XGBoost também é um método ensemble;
- Se baseia em Decision Tree com Gradient Boosting;
- Cada DT aprende nos exemplos que seu predecessor errou, minimizando a perda;



## Support Vector Machine - SVM

- SVM é um algoritmo desenvolvido para realizar a criação de um hiperplano responsável por realizar a separação das classes;
- Vetores de suporte;
- Margens de separação;
- Função da reta para determinar o hiperplano central e paralelos.

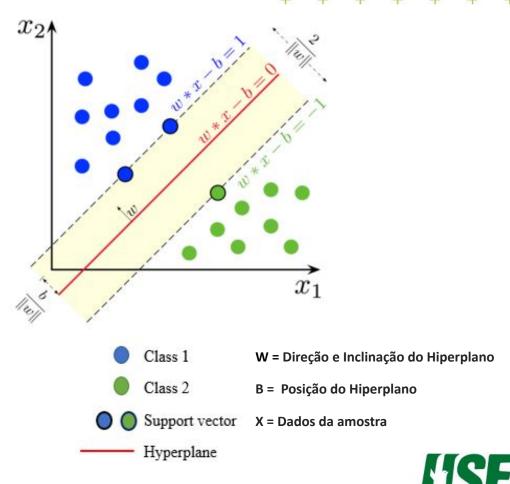


Figura 10 - Exemplo de um hiperplano traçado utilizando o algoritmo SVM.. Fonte: (ELSAYED et al., 2019).



### **Naive Bayes**



- Algoritmo fundamentado no teorema de Bayes;
- Análise de probabilidade estatistica;
- Atributos independentes entre si;
- Utilizado em conjuntos de dados grandes devido a simplicidade.

#### Teorema de Bayes

$$P(A \mid B) = P(A) \times \frac{P(B \mid A)}{P(B)}$$

P = Probabilidade a ser calculada

A = Evento a ocorrer

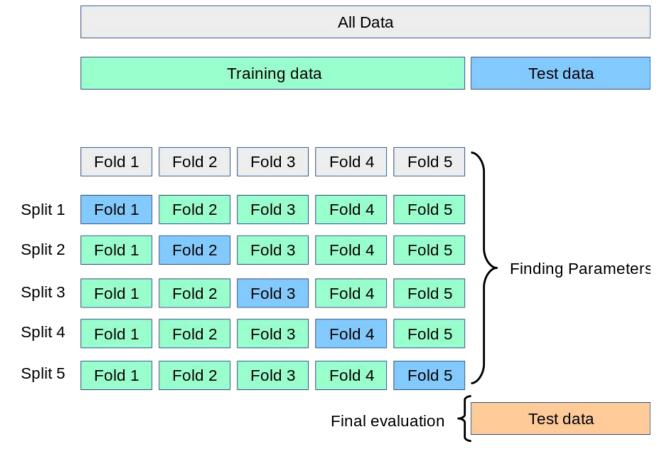
B = Evento ocorrido.





## Validação Cruzada











- Apresentar:
  - Métricas de avaliação;
  - Análise dos resultados.





## Métricas de avaliação



- Tradicionalmente elaborada a matriz de confusão para classificação dos dados;
- Distribuidos entre VP, VN, FP e FN;
- Diagonal Principal e Secundária;
- Posteriormente s\u00e3o realizados os c\u00e1lculos para an\u00e1lise de desempenho do algoritmo.

|      |     | Detectada           |                     |  |  |
|------|-----|---------------------|---------------------|--|--|
|      |     | Sim                 | Não                 |  |  |
| Real | Sim | Verdadeiro Positivo | Falso Negativo      |  |  |
|      |     | (VP)                | (FN)                |  |  |
|      | Não | Falso Positivo      | Verdadeiro Negativo |  |  |
|      |     | (FP)                | (VN)                |  |  |





## Métricas de avaliação



- Métricas utilizadas Precisão, Sensibilidade, Acuracia, F1-Score,
   Acuracia Balanceada e Área sob a curva ROC;
- Valores variam entre 0 e 1 ou 0% a 100%;
- Mais próximos de 1 são considerados os melhores resultados.

$$Precision \ = \ \frac{\mathit{VP}}{\mathit{VP} + \mathit{FP}} \qquad \qquad Recall \ = \ \frac{\mathit{VP}}{\mathit{VP} + \mathit{FN}} \qquad \qquad Accuracy \ = \ \frac{\mathit{VP} + \mathit{VN}}{\mathit{VP} + \mathit{FP} + \mathit{VN} + \mathit{FN}} \qquad \qquad \mathit{F1 \, Score} \ = \frac{2 \times \mathit{VP}}{2 \times \mathit{VP} + \mathit{FP} + \mathit{FN}}$$

$$Balanced\ Accuracy = \frac{Recall + Specificity}{2}$$



## Área sob a curva ROC

- VP (Sensibilidade) por FP (Especificidade);
- Probabilidade de ocorrência de um dado positivo ser maior do que um dado negativo;
- Valor 1 o valor ideal para classificação e o valor de 0.5 como uma classificação aleatória.

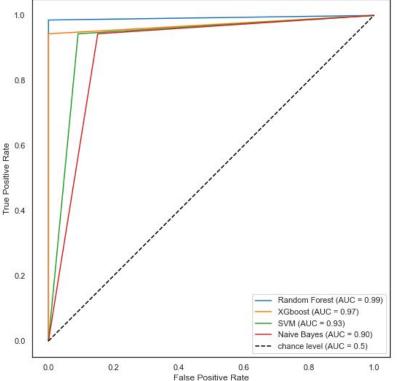


Figura 13 - Característica de Operação do Receptor (ROC). Fonte: Elaborada pelo autor.







### Análise dos resultados



| Model                    | Accuracy | <b>Balanced Accuracy</b> | F1_Score | Precision | Recall |
|--------------------------|----------|--------------------------|----------|-----------|--------|
| Random Forest Classifier | 0.99     | 0.993                    | 0.993    | 1         | 0.986  |
| XGBoost Classifier       | 0.962    | 0.972                    | 0.971    | 1         | 0.944  |
| SVM Linear               | 0.933    | 0.926                    | 0.95     | 0.957     | 0.944  |
| Naive Bayes Classifier   | 0.913    | 0.896                    | 0.937    | 0.931     | 0.944  |

Tabela 3 - Resultados dos classificadores. Fonte: Elaborada pelo autor.

- Random Forest foi o mais eficaz em todas as métricas;
- Naive Bayes foi o pior algoritmo para esse experimento;





## Conclusão

+ + + + + + + +

- Melhor algoritmo;
- Pontos de melhorias;
- Próximos passos.





## Referências Bibliográficas

- CAMPBELL, C.; YIMING, Y. Learning with Support Vector Machines. Morgan & Claypool Publishers, 2011. 100 p.;
- CHEN, T.; GUESTRIN, C. XGBoost: A Scalable Tree Boosting System. Proceedings of the 22nd ACM SIGKDD International Conference on Knowledge Discovery and Data Mining (KDD '16). Association for Computing Machinery, New York, USA, p.785–794. Aug. 2016. DOI: https://doi.org/10.1145/2939672.2939785
- INTERNATIONAL DIABETES FEDERATION. Diabetes Atlas. Bélgica: International Diabetes Federation, 2006, 3rd. ed.
   Disponível em: https://diabetesatlas.org/upload/resources/previous/files/3/Diabetes-Atlas-3rd-edition.pdf. Acesso em: 15 set. 2023.;
- KANNAN, H. et. al. Bayesian Reasoning and Gaussian Processes for Machine Learning Applications. Chapman and Hall/CRC,
   2022. 133 p.
- LIU, Y.; WANG, Y.; ZHANG, J. New Machine Learning Algorithm: Random Forest. Information Computing and Applications (ICICA), Springer, Berlin, v.7473, p.246-252. 2012, DOI: https://doi.org/10.1007/978-3-642-34062-8\_32.
- RUSSEL, S.; NORVIG, P. Artificial Intelligence: A Modern Approach. 3. ed., Inglaterra: Pearson, 2009. 1152 p.
- RODRIGUES, V. Métricas de Avaliação: acurácia, precisão, recall... quais as diferenças?. Medium., Abr. 2019. Disponível em: https://vitorborbarodrigues.medium.com/m%C3%A9tricas-de-avalia%C3%A7%C3%A3o-acur%C3%A1cia-precis%C3%A3o-r ecall-quais-as-diferen%C3%A7as-c8f05e0a513c. Acesso em: 29 out. 2023.



## Referências Bibliográficas

- ELSAYED, H. et. al. Integrating Modern Classifiers for Improved Building Extraction from Aerial Imagery and LiDAR Data. American Journal of Geographic Information System 213-220. Oct, 2019. Disponível em: https://www.researchgate.net/publication/336810849\_Integrating\_Modern\_Classifiers\_for\_Improved\_Building\_Extraction\_from\_Aerial\_Imagery\_and\_LiDAR\_Data. Acesso em: 29 out. 2023
- INTERNATIONAL DIABETES FEDERATION. Facts & figures. In: Facts & figures, 2023. Disponível em: https://idf.org/about-diabetes/diabetes-facts-figures/. Acesso em: 15 set. 2023.
- BOSE, S. Random Forest Algorithm. Inside AIML, 2021. Disponível em: https://insideaiml.com/blog/Random-Forest-Algorithm-1029. Acesso em: 13 nov. 2023.
- HOSPITAL ALEMÃO OSWALDO CRUZ. Tratamento do Diabetes. In: Tudo Sobre Diabetes, 2020. Disponível em: https://centrodeobesidadeediabetes.org.br/tudo-sobre-diabetes/tratamento-do-diabetes/. Acesso em: 20 nov. 2023.
- MAULANA, A. How to Install Python and Jupyter Notebook on Windows 10 64 bit. Medium. Abr. 2020. Disponível em: https://medium.com/@akbar.maulana2298/how-to-install-python-and-jupyter-notebook-on-windows-10-64-bit-9933aa3c 0ae4. Acesso em: 20 nov. 2023.
- MORAIS, F. Branding com Inteligência Artificial. Medium. Nov. 2023. Disponível em: https://felipemorais2309.medium.com/branding-com-intelig%C3%AAncia-artificial-f6eea9c75dc6. Acesso em: 20 no 2023.



## Referências Bibliográficas

- HELDER. Entenda o que é Deep Learning e Como Funciona. Cultura Analítica. Set. 2018. Disponível em: https://culturaanalitica.com.br/deep-learning-oquee-como-funciona/. Acesso em: 20 nov. 2023.
- SCIKIT LEARN. Cross Validation: evaluating estimator performance. In: Cross Validation, 2023. Disponível em: https://scikit-learn.org/stable/modules/cross validation.html. Acesso em: 15 set. 2023.



+ + + + + + + + + +



Campinas – SP 2023