

**UNIVERSIDADE FEDERAL DE PERNAMBUCO
CENTRO DE TECNOLOGIA E GEOCIÊNCIAS
DEPARTAMENTO DE ENGENHARIA BIOMÉDICA**

Gabriel Del Cesare Barros

**Trabalho de Conclusão de Curso de Graduação
UMA APLICAÇÃO DE INTELIGÊNCIA
COMPUTACIONAL EM PHYTON PARA
APOIO AO DIAGNÓSTICO DE CÂNCER DE
MAMA**

Recife

2020

Gabriel Del Cesare Barros

**UMA APLICAÇÃO DE INTELIGÊNCIA
COMPUTACIONAL EM PHYTON PARA APOIO AO
DIAGNÓSTICO DE CÂNCER DE MAMA**

Recife

2020

Agradecimentos

Em primeiro lugar agradeço aos meus pais, Soraya e André por todo cuidado e suporte dados ao longo da minha vida.

Agradeço à Ingridy Souza, por seu apoio e companheirismo.

À Vinicius Galvão pelo auxílio com seu conhecimento na área.

Aos professores do departamento de Engenharia Biomédica da Universidade Federal de Pernambuco, em especial Ascendino Silva, por toda sua atenção e disponibilidade e Wellington Pinheiro, por sua orientação nesta monografia.

Resumo

Tendo em vista que a necessidade de um diagnóstico precoce de câncer é primordial para um tratamento efetivo, e consequentemente a cura da neoplasia, pesquisa-se sobre o desenvolvimento de uma Inteligência Computacional escrita na linguagem Python, com o intuito de criar um mecanismo de apoio ao diagnóstico médico. Para tanto, é necessário o desenvolvimento de um script com funções de aprendizado de máquina, aplicação do banco de dados “Diagnostic Dataset” da Breast Cancer Wisconsin (1992). Além da utilização de algoritmos computacionais, que possibilitarão a análise por meio da ferramenta, para que assim, ela informe se determinado conjunto de atributos tumorais tem alta probabilidade de ser maligno. Diante disso, após sua execução, verifica-se que o script apresenta, uma acurácia de 88% e um desvio padrão de 2%, o que impõe a constatação de que é possível o desenvolvimento de um script que auxilie o diagnóstico médico com uma taxa de exatidão relevante.

Palavras-chave: Inteligência computacional. Apoio ao diagnóstico. Script. Python. Câncer de mama.

Abstract

In view of the necessity for early diagnosis of cancer is primordial for effective treatment and, consequently, the cure of cancer, research on the development of a Computational Intelligence written in Python language, in order to create a support mechanism to medical diagnosis. For this, it's necessary to develop a script with machine learning functions, application of Breast Cancer Wisconsin's "Diagnostic Dataset" (1992). In addition to the use of computational algorithms, which will enable analysis through the tool, so that it can inform if a certain set of tumor attributes is likely to be malignant. Given this, after its execution, it appears that the script has an accuracy of 88% and a standard deviation of 2%, what imposes the realization that it is possible to develop a script that helps the medical diagnosis with a rate of relevant accuracy.

Key-words: Computational Intelligence. Diagnostic Support. Script. Python. Breast Cancer.

Lista de ilustrações

Figura 1 – Incidência mundial de câncer	10
Figura 2 – K-nearest Neighbors	15
Figura 3 – Decision Tree	16
Figura 4 – Random Forest	16
Figura 5 – Suport Vector Machine	17
Figura 6 – Naive Bayes	18
Figura 7 – Artificial Neural Network	18

Lista de Códigos

5.1	Importação de bibliotecas	19
5.2	Ignorar Avisos	19
5.3	Ler arquivo data.csv	19
5.4	Separar matrizes	19
5.5	KNeighborsClassifier	20
5.6	DecisionTreeClassifier	20
5.7	RandomForesClassifier	20
5.8	SVC	20
5.9	GaussianNB	20
5.10	MLPClassifier	20
5.11	Média e Desvio	20
5.12	Resultados	21
5.13	Código completo	21

Lista de abreviaturas e siglas

t_E	Tempo expiratório
t_I	Tempo inspiratório
UFPE	Universidade Federal de Pernambuco

Sumário

	Lista de Códigos	6
1	INTRODUÇÃO	9
2	O CÂNCER NO MUNDO	10
2.1	Etapas do diagnóstico de câncer	10
2.2	Importância do diagnóstico precoce	11
3	INTELIGÊNCIA COMPUTACIONAL E SAÚDE	12
3.1	Phyton	12
3.2	A base de dados	13
4	OS MÉTODOS DE ANÁLISE	15
4.1	K-nearest Neighbors	15
4.2	Decision tree	15
4.3	Random Forest	16
4.4	Support Vector machine	16
4.5	Naive bayes	17
4.6	Artificial Neural Network	17
5	O SCRIPT DO CANCER DE MAMA	19
6	CONCLUSÃO	23
7	TRABALHOS FUTUROS	24
	REFERÊNCIAS	25

1 Introdução

As neoplasias malignas, também conhecidas como “Câncer” é um conjunto de patologias que, de acordo com a ORGANIZAÇÃO MUNDIAL DE SAÚDE (OMS, 2018), é a segunda maior causa de óbitos no mundo, responsável por 9,6 milhões de mortes, apenas no ano de 2018 [1] .

Tal problema a nível global atrai a atenção para a importância de um diagnóstico precoce, o que aumenta a probabilidade de um tratamento eficaz, pois sabe-se que os pacientes que são diagnosticados em estádios tardios, podem não responder aos tratamentos curativos.

Para isso, a tecnologia vem sendo utilizada a fim de aprimorar e auxiliar as equipes multidisciplinares de saúde, principalmente nos diagnósticos médicos.

É é nesta realidade em que uma ferramenta tecnológica vem sendo cada vez mais estudada e aplicada: A Inteligência Computacional.

Esse ramo da ciência da computação aplicado na área de saúde consegue analisar e definir as variáveis de diversas doenças. De acordo com Lobo (2017), “A Inteligência Artificial processa esses dados por meio de algoritmos, que tendem a se aperfeiçoar pelo seu próprio funcionamento, definindo pelo termo em inglês Self-learning e a propor hipóteses diagnósticas cada vez mais precisas.” [2]

Assim, tendo conhecimento de tais inventos, viu-se a oportunidade da realização de um mecanismo, que será apresentado neste trabalho, onde se facilitasse a detecção do câncer, auxiliando os profissionais médicos: Uma Inteligência computacional, idealizada em forma de Script, escrita na linguagem Python que, a partir de um banco de dados, aprenda como diferenciar se um tumor é maligno ou benigno.

Como base, para “ensinar” a inteligência artificial os atributos de um tumor maligno e de tumores benignos, será utilizada a base de dados da “Breast Cancer Wisconsin” intitulada como “Diagnostic Dataset” As informações contidas nessa base, servirão de referência para, quando for suposto um caso de tumor ao Script, ele consiga calcular a probabilidade, do mesmo ser de caráter maligno.

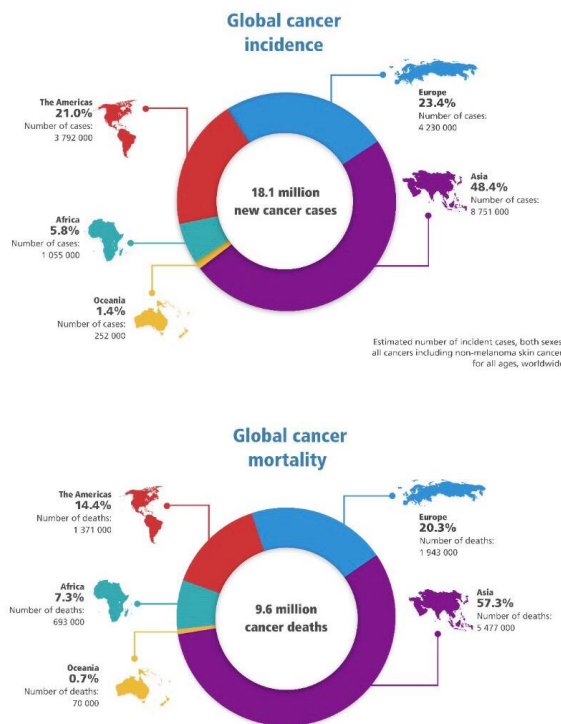
Essa análise será feita utilizando-se de seis algoritmos de aprendizagem de máquina, que são: “K-Nearest Neighbors; Decision Tree; Random Forest; Support Vector Machine; Naive Bayes e Artificial Neural Network”, eles auxiliarão a inteligência artificial na tomada de decisão do caso proposto.

2 O Câncer no Mundo

Denominado, também, como neoplasia ou tumor maligno, o câncer é um conjunto de mais de 100 doenças, em que há um crescimento exacerbado de células em um determinado tecido. Essas células, por sua vez, podem se espalhar a tal ponto, que chegam a atingir outros órgãos e tecidos, fenômeno denominado de “metástase”, demonstrando o poder agressivo dessa classe de patologias. (INCA, 2019)[3] .

Segundo dados divulgados pela Internacional Association of câncer Registries (*IACR*, 2018) era estimado para o ano de 2018, uma incidência de 18,1 milhões de novos casos de câncer no mundo (*IACR*, 2018^{apud}ALMEIDA, 2018). Também foi datado, no mesmo ano, 9,6 milhões de óbitos [4] , como mostrado na figura:

Figura 1 – Incidência mundial de câncer



Fonte: https://www.iarc.fr/wp-content/uploads/2018/09/Globocan_01.jpg

[5]

2.1 Etapas do diagnóstico de câncer

O diagnóstico tem como definição ser o processo de identificação a partir de exames médicos, sintomas e sinais além das amostras do tecido atingido. (BRASIL, 2017) [6]

Assim, até que o Patologista, especialista médico responsável pelo laudo anatomo-patológico, faça sua resolução, há alguns processos que auxiliam na análise do problema. Dentre os exames mais solicitados, está a retirada de um fragmento do tecido suspeito, para que possa ser feita uma análise em laboratório no microscópio afim de verificar aspecto dos núcleos e a morfologia das células presentes naquela amostra; exames de sangue, da medula óssea; radiografia; ultrassonografia, ressonância magnética; tomografia computadorizada por emissão de pósitrons (PET-TC), são exemplos de exames convencionais. (INSTITUTO VENCER O CÂNCER, 2017). [7]

É importante destacar que a solicitação desses procedimentos irá variar de acordo com a suspeita do tumor, além da necessidade de uma avaliação mais abrangente, pois há situações em que os exames convencionais não expõem a informação necessária para um diagnóstico definitivo. E em alguns casos é preciso a realização de exames Imuno-histoquímicos (IHQ), com marcações especiais.

Todo esse processo é de extrema importância, pois, apenas a partir da análise desses laudos, pelo médico responsável, que ele poderá, confirmar ou descartar a hipótese da neoplasia, e em caso de confirmação, iniciar um plano de tratamento específico para o problema.

2.2 Importância do diagnóstico precoce

Como visto no capítulo, 2.2, o processo de identificação, exame e avaliação do câncer requer vários fatores, e, portanto, requer tempo.

Porém, profissionais e órgãos da área de saúde alertam para a importância de um diagnóstico precoce, pois esse, pode elevar as chances de um prognóstico favorável ao paciente.

O Ministério da Saúde do Brasil relata a importância de um diagnóstico em estágios iniciais da seguinte maneira:

“O objetivo do diagnóstico precoce é identificar pessoas com sinais e sintomas iniciais da doença, primando pela qualidade e pela garantia da assistência em todas as etapas da linha de cuidado da doença. O diagnóstico precoce, portanto, é uma estratégia que possibilita terapias mais simples e efetivas, ao contribuir para a redução do estágio de apresentação do câncer. Assim, é importante que a população em geral e os profissionais de saúde reconheçam os sinais de alerta dos cânceres mais comuns, passíveis de melhor prognóstico se descobertos no início. A maioria dos cânceres é passível de diagnóstico precoce mediante avaliação e encaminhamento após os primeiros sinais e sintomas.” (BRASIL, 2018)[8]

3 Inteligência Computacional e Saúde

A inteligência Computacional é uma ferramenta de computação que automatiza processos complexos, como por exemplo a identificação e categorização de imagens. E já tem muito espaço na saúde, uma área de extrema relevância à sociedade, que requer atenção e agilidade, pois cuida das diversas aplicações neste ramo, estão:

- Tratamento de doenças: Se refere a capacidade dos computadores de auxiliar no tratamento das patologias. Por exemplo o “Watson”, algoritmo desenvolvido pela International Business (IBM), que informa os vários tratamentos possíveis para cada caso, informando efeitos colaterais e o grau de risco de cada uma.
- Acurácia no resultado de exames: Existem algoritmos computacionais, atualmente, que conseguem ser mais precisos em comparação à alguns exames médicos, por exemplo um algoritmo desenvolvido na Alemanha, EUA e China, que superou especialistas em retina na identificação de diagnósticos no exame de tomografia óptica
- Correlação de sintomas: O TensorFlow, por exemplo, uma biblioteca desenvolvida pela Google, consegue identificar retinopatia diabética através de semelhança de imagens, e consegue fazer associação de sintomas com taxa de acerto semelhante aos especialistas da área.
- Recuperação de dados: A partir da memória da IC, facilita-se a recuperação dos arquivos com os dados e ficha médica dos pacientes, quando houver necessidade.
- Alertas de emergência: Pode-se criar alertas sobre mudanças no quadro dos pacientes, os enviando ao profissional responsável, sendo de extrema importância principalmente em emergências.

Aplicação de Inteligência Computacional para o diagnóstico de câncer

Para o desenvolvimento da Inteligência Computacional, por meio do Script, que auxiliará na avaliação médica, foram utilizadas as seguintes ferramentas:

3.1 Python

Python é uma linguagem de programação, no ranking das mais utilizadas do mundo, ela foi criada por Guido Van Rossum, com o objetivo de proporcionar produtividade e legibilidade na realização de projetos computacionais. [9]

A sua sintaxe é simples, sendo comparada até a um pseudocódigo executável. Usa a chamada “Identação”, que é um recuo no código, em relação a sua margem, para marcar blocos. Também é uma linguagem de baixo uso de caracteres especiais e palavras chaves.

Apesar de ser uma linguagem comumente utilizada para IA, ainda não é simples de encontrar artigos e documentos que instruem para a realização de um programa básico, a fim de iniciar os primeiros passos na área

Assim, será utilizado no Script de Câncer de mama as seguintes ferramentas básicas e de fácil acesso:

- Pandas - é uma biblioteca do Python, que fornece ferramentas de análise e estruturas de dados de alta performance e de simples utilização.[10]
- Scikit-learn - é outra biblioteca do Python que inclui alguns algoritmos de classificação, regressão e agrupamento.[11]

3.2 A base de dados

Para comprovar a correlação do diagnóstico de câncer a partir dos parâmetros dos exames, e “ensinar” a inteligência artificial a tentar descobrir o provável diagnóstico, foi-se utilizado uma base de dados de autoria da “Breast Cancer Wisconsin” chamada por eles como “Diagnostic Dataset”, presente no site: (<https://www.kaggle.com/uciml/breast-cancer-wisconsin-data>)[12]

É um conjunto de registros de resultados de exames utilizados para detecção do Câncer de mama, comumente utilizada para aprendizado e aplicações reais. Ela foi criada em 1995 por Dr. William H. Wolberg, W. Nick Street e Olvi L. Mangasarian na universidade de Wisconsin.

Possui 569 instâncias, que estão correlacionadas com as pessoas que participaram da coleta. E 32 tipos de atributos que são os dados coletados de cada análise. Entre os atributos está o diagnóstico final dado pelo médico informando se o tumor é maligno ou benigno.

Os dados dessa base foram obtidos através de diversos procedimentos de diagnóstico médico. Dentre eles, há a imagem digitalizada de um aspirado por agulha fina (PAAF) de um tecido mamário que tem como função determinar os aspectos dos núcleos celulares presentes no tecido.

Essa base é importante para o desenvolvimento do Script do Câncer de mama pois ela permite analisar os atributos coletados para “ensinar” a inteligência artificial a tentar descobrir o provável diagnóstico.

Os atributos coletados na base de dados determinam as características do tumor maligno, como:

Raio, textura, perímetro, área, suavidade, compacidade, concavidade e os pontos côncavos presentes; simetria além da dimensão fractal. Para cada um desses parâmetros foram analisados a média, erro padrão e o "pior" ou mais largo (média dos 3 maiores valores).

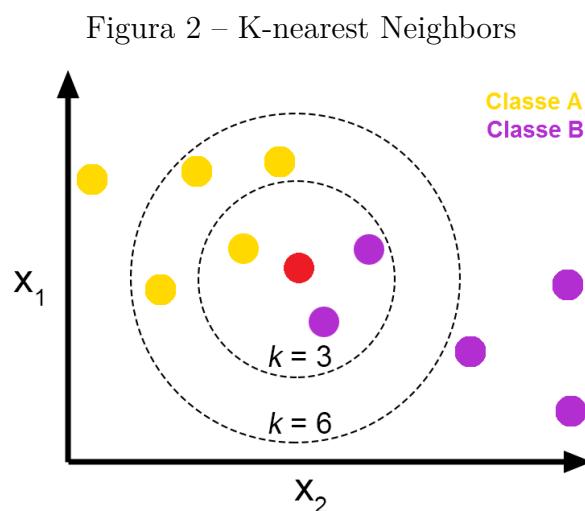
4 Os Métodos de Análise

4.1 K-nearest Neighbors

Existem vários métodos de análise de algoritmos, um dos mais simples é o “K-Nearest Neighbors”, utilizado no Script, que funciona da seguinte forma:

Observando a imagem abaixo, observa-se um gráfico com um conjunto de bolas amarelas e roxas; também é possível perceber uma bola desconhecida, destacada na cor vermelha. Para calcular se ela é roxa ou amarela, o algoritmo do KNN determinará a sua cor, de acordo com as N bolas mais próximas.

Por exemplo, caso N seja igual a 3, a bola desconhecida será classificada como roxa e no caso de N igual à 6 será classificada como amarela:



Fonte: https://miro.medium.com/max/1506/0*jqxx3-dJqFjXD6FA

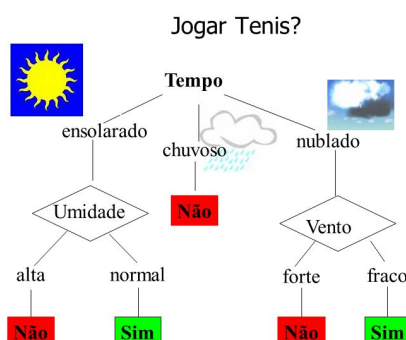
[13]

4.2 Decision tree

A chamada “Árvore de Decisão”, define um novo elemento com base em rotinas pré-estabelecidas. Por exemplo, se há um banco de dados de pessoas que foram jogar tênis com base na situação do clima, pode-se chegar a seguinte árvore de decisão:

E então quando alguém perguntar se haverá jogo de tênis no dia, ela responderá de acordo com o clima, seguindo a árvore de decisão.

Figura 3 – Decision Tree

Árvores de Decisão - Exemplo

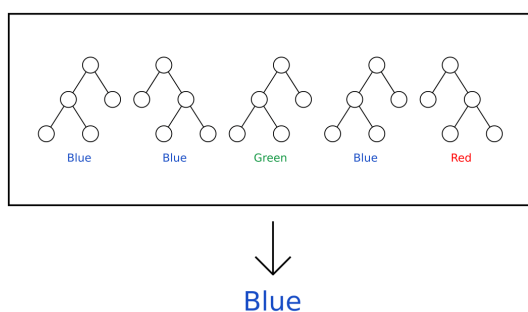
Fonte: <https://slideplayer.com.br/slide/358847/2/images/5/%C3%81rvores+de+Decis%C3%A3o+-+Exemplo.jpg>

[14]

4.3 Random Forest

Algoritmo que cria várias árvores de decisões, definido anteriormente, e as combinam para obter uma predição com maior acurácia e mais estável:

Figura 4 – Random Forest



Fonte: <https://victorzhou.com/media/random-forest-post/random-forest.png>

[15]

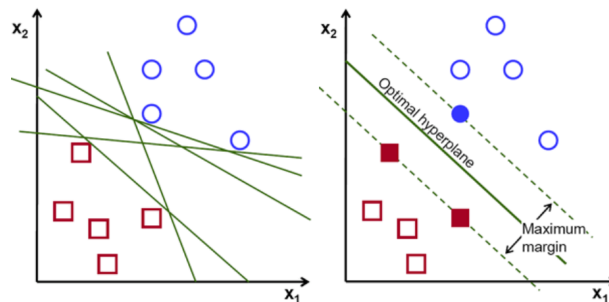
4.4 Support Vector machine

O classificador intitulado de “Máquina de Vetores de Suporte” categoriza, com base em uma divisão dos dados.

Por exemplo, na imagem abaixo, há quadrados e círculos de cores vermelhas e azuis, respectivamente. Pode-se dividi-las com qualquer uma das retas do quadrante esquerdo.

Porém, como mostrado no quadrante direito, há uma única reta em que a sua distância em relação a figura azul mais próxima é igual a distância da figura vermelha mais próxima, logo se encontra a melhor reta para separá-las.

Figura 5 – Suport Vector Machine



Fonte: https://miro.medium.com/max/921/1*nUpw5agP-Vefm4Uinteq-A.png

[16]

Em casos mais complexos utilizam-se hiperplanos.

4.5 Naive bayes

O classificador “Naive Bayes” é baseado no Teorema de Bayes. Ele desconsidera a correlação entre as variáveis, e por isso é chamado de “ingênuo”.

Um exemplo de sua utilização seria para considerar se um fruto qualquer é uma maçã, assim, analisa-se se ele é vermelho, redondo e de aproximadamente 3 polegadas (Características da fruta colocada em exemplo). De acordo com o Teorema de Bayes, cada um desses fatores contribui independentemente para a probabilidade de que este fruto seja realmente uma maçã.

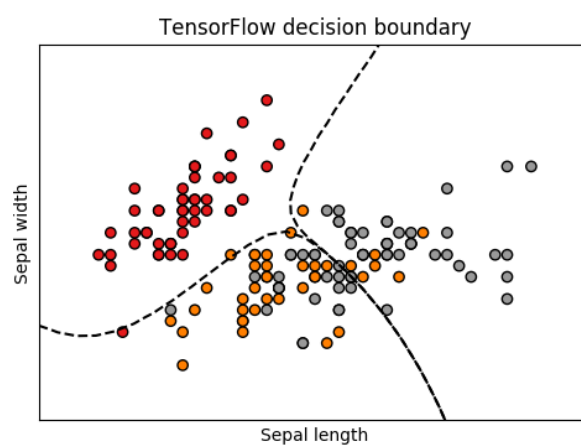
Quando se lida com muitos dados, sendo eles todos independentes, assumisse que distribuição ocorre de acordo com uma gaussiana simples, por isso usa-se o classificador GauissanNB para calculá-lo.

4.6 Artificial Neural Network

A chamada, “Rede neural artificial” é um classificador que se baseia no sistema de redes neurais que utiliza o mecanismo de aprendizagem de pesos sinápticos de tal forma que a unidade de saída produza as respostas corretas para cada exemplo, realizando atualizações de forma dinâmica e interativa até chegar aos pesos corretos.

É a mais parecida, com o sistema que ocorre no cérebro:

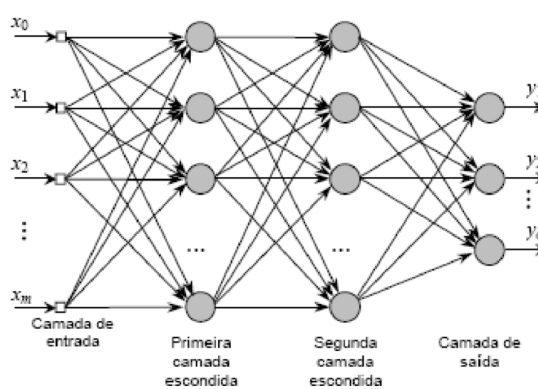
Figura 6 – Naive Bayes



Fonte: https://nicolovaligi.com/tf_iris.png

[17]

Figura 7 – Artificial Neural Network



Fonte: https://www.researchgate.net/profile/Anderson_Oliveira6/publication/240772105/figure/fig2/1-Rede-Neural-Artificial-Multicamadas.png

[18]

5 O script do cancer de mama

O script começa com a importação da biblioteca “Pandas”, definida anteriormente, na primeira linha e em seguida vários datasets do Scikit-learn:

KNeighborsClassifier, LogisticRegression, cross_val_score, DecisionTreeClassifier, RandomForestClassifier, GaussianNB, MLPClassifier.

Esses atributos serão utilizados posteriormente, para a execução do script, porém sua importação é de extrema importância.

```
import pandas as pd
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.model_selection import cross_val_score
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
from sklearn.neural_network import MLPClassifier
from sklearn.svm import SVC
```

Listing 5.1 – Importação de bibliotecas

Em seguida há uma configuração para melhorar a visualização do script, onde há a retirada de avisos indesejados, que possam vir distorcer a visualização.

```
import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')
```

Listing 5.2 – Ignorar Avisos

Declaração da lista e ler o arquivo data.csv do banco de dados do câncer de Mama o qual será analisado.

```
lista = []
cancer = pd.read_csv('./data.csv', index_col=0)
```

Listing 5.3 – Ler arquivo data.csv

Separação em matrizes “X” e “Y”, com o “Y” sendo o diagnóstico e o “X” os atributos. É início do loop que permitirá à procura das informações da base para realizar a análise.

```
diag = {'M':0, 'B':1}
cancer.diagnosis = [diag[item] for item in cancer.diagnosis]
X = cancer.as_matrix(cancer.columns[1:31])
y = cancer.as_matrix(['diagnosis'])
```

Listing 5.4 – Separar matrizes

Então as funções responsáveis pela análise dos atributos: K-Nearest Neighbors:

```
knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors = 5, weights='uniform')
scores = cross_val_score(knn, X, y, cv=5, scoring='accuracy')
lista.append([scores.mean(), scores.std()])
```

Listing 5.5 – KNeighborsClassifier

Decision Tree:

```
tree = DecisionTreeClassifier(max_depth=3, random_state=0)
scores = cross_val_score(tree, X, y, cv=5, scoring='accuracy')
lista.append([scores.mean(), scores.std()])
```

Listing 5.6 – DecisionTreeClassifier

Randon Forest:

```
forest = RandomForestClassifier(n_estimators=50, random_state=0)
scores = cross_val_score(forest, X, y, cv=5, scoring='accuracy')
```

Listing 5.7 – RandomForesClassifier

Suport Vector Machine:

```
svm = SVC(kernel='poly', degree=1)
scores = cross_val_score(svm, X, y, cv=5, scoring='accuracy')
```

Listing 5.8 – SVC

Naive Bayes:

```
gnb = GaussianNB()
scores = cross_val_score(gnb, X, y, cv=5, scoring='accuracy')
```

Listing 5.9 – GaussianNB

Artificial Neural Network:

```
mlp = MLPClassifier(solver='adam', alpha=0.0001, hidden_layer_sizes
                    =(10,20,40), random_state=42, learning_rate='constant',
                    learning_rate_init=0.01, max_iter=100, activation='logistic',
                    momentum=0.9, tol=0.0001)
scores = cross_val_score(mlp, X, y, cv=5, scoring='accuracy')
```

Listing 5.10 – MLPClassifier

Finalizando tem-se as informações de saída, utilizadas para o diagnóstico e checar a eficácia do Script:

```
print('Media:', scores.mean())
print('Desvio:', scores.std())
```

Listing 5.11 – Média e Desvio

Cria-se uma tabela com os valores obtidos:

```
df = pd.DataFrame(lista, columns = ["Acuracia", "Variancia"])
df.to_csv(r'resultados.csv')
```

Listing 5.12 – Resultados

A junção de cada parte de cada etapa do script trouxe a seguinte resolução:

```
import pandas as pd
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.model_selection import cross_val_score
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
from sklearn.neural_network import MLPClassifier
from sklearn.svm import SVC
import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')
lista = []

cancer = pd.read_csv('./data.csv', index_col=0)

diag = {'M':0, 'B':1}
cancer.diagnosis = [diag[item] for item in cancer.diagnosis]
X = cancer.as_matrix(cancer.columns[1:31])
y = cancer.as_matrix(['diagnosis'])
knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors = 1, weights='uniform')
scores = cross_val_score(knn, X, y, cv=5, scoring='accuracy')
lista.append([scores.mean(), scores.std()])

tree = DecisionTreeClassifier(max_depth=3, random_state=0)
scores = cross_val_score(tree, X, y, cv=5, scoring='accuracy')
lista.append([scores.mean(), scores.std()])

forest = RandomForestClassifier(n_estimators=50, random_state=0)
scores = cross_val_score(forest, X, y, cv=5, scoring='accuracy')

svm = SVC(kernel='poly', degree=1)
scores = cross_val_score(svm, X, y, cv=5, scoring='accuracy')

gnb = GaussianNB()
scores = cross_val_score(gnb, X, y, cv=5, scoring='accuracy')

mlp = MLPClassifier(solver='adam', alpha=0.0001, hidden_layer_sizes
                    =(10,20,40), random_state=42, learning_rate='constant',
                    learning_rate_init=0.01, max_iter=100, activation='logistic',
                    momentum=0.9, tol=0.0001)
```

```
scores = cross_val_score(mlp, X, y, cv=5, scoring='accuracy')

print('Media:', scores.mean())
print('Desvio:', scores.std())

df = pd.DataFrame(lista, columns = ["Acuracia","Variancia"])
df.to_csv(r'resultados.csv')
```

Listing 5.13 – Código completo

Por fim, o Script conseguiu executar os comandos juntamente com as funções demonstradas anteriormente, e apresentou como resultados, após testes, uma acurácia de 88% e um desvio padrão de 2% na detecção e análise de tumores malignos de câncer.

6 Conclusão

O desenvolvimento do presente trabalho possibilitou uma análise através do realização de um script simples de Inteligência computacional na área da saúde, que visa permitir um apoio na tomada de decisão médica através de atributos morfológicos de tumores de mama, contribuindo para uma reflexão da necessidade de criação de atalhos que permitam um rápido diagnóstico, diante das estatísticas alarmantes de mortalidade de câncer no mundo,

Com a execução da versão final do código, foi possível atingir o objetivo principal, onde, a partir das seis funções aplicadas no código, que permitiram o aprendizado da Inteligência artificial, por meio da base de dados das neoplasias, o script coletava as características inseridas para análise e lançava, em porcentagem, a probabilidade de malignidade, com uma acurácia de 88% e um desvio padrão de 2%.

Diante do valor da acurácia, percebe-se que a intenção de realizar uma ferramenta com um valor probabilístico razoável para servir de apoio na detecção de câncer foi alcançada, considerando que o diagnóstico final é, necessariamente de responsabilidade médica, pois sabe-se que a análise tumoral envolve outros aspectos, não tangíveis no script.

Tendo em vista a importância do tema abordado, é de extrema relevância a continuidade do desenvolvimento de projetos tecnológicos, que colaborem para uma rápida avaliação dos casos.

Nesse sentido, a utilização de recursos tecnológicos simples, como o script do câncer de mama permitem um bom auxílio na detecção de câncer, contribuindo para os profissionais médicos na busca pelo fornecimento de um prognóstico favorável, diminuindo assim, os dados alarmantes de mortes por neoplasias à nível mundial.

7 Trabalhos Futuros

Para os desenvolvimentos de novos trabalhos na área, sugere-se, o desenvolvimento de um reprodutor gráfico para demonstrar os resultados do Script de forma mais prática, e de fácil acesso, por exemplo uma interface web.

Em relação ao código desenvolvido nesse trabalho, um outro tipo de abordagem seria sua aplicação para outras doenças, como Hipertensão, Diabetes, que tem como base para seu diagnóstico exames que características padrões.

Em relação às linguagens de programação, a Golang [19] apresenta uma maior velocidade, ao ser confrontado com outros programas já desenvolvidos, pois possui características estruturais únicas que lhe proporcionam essa vantagem. Também poderia ser utilizado o Javascript [20], levando em consideração que ele é conhecido a nível mundial, de acordo com estatísticas pois possui características únicas como frontend web, o que em sua maioria, atrai mais o público.

Portanto, há muito o que se desenvolver no campo de Inteligência Artificial voltado à Engenharia Biomédica, auxílio ao diagnóstico de outras doenças e análise de exames.

Referências

- 1 Organização Pan-Americana de Saúde - OPAS Brasil. *Organização Mundial da Saúde divulga novas estatísticas mundiais de saúde*. Disponível em: <https://www.paho.org/bra/index.php?option=com_content&view=article&id=5676:organizacao-mundial-da-saude-divulga-novas-estatisticas-mundiais-de-saude&Itemid=843>. Acesso em: 08/08/2019. Citado na página 9.
- 2 Luiz Carlos Lobo. *Inteligência Artificial e Medicina*. Disponível em: <http://www.scielo.br/scielo.php?script=sci_arttext&pid=S0100-55022017000200185&lng=pt&tlng=pt>. Acesso em: 20/08/2019. Citado na página 9.
- 3 CÂNCER, I. N. D. *O que é câncer?* Disponível em: <<https://www.inca.gov.br/o-que-e-cancer>>. Acesso em: 10/09/2019. Citado na página 10.
- 4 BRASIL, M. de O. C. *Publicado novo relatório sobre dados mundiais de incidência e mortalidade por câncer*. Disponível em: <<https://mocbrasil.com/blog/noticias/publicado-novo-relatorio-sobre-dados-mundiais-de-incidencia-e-mortalidade-por-cancer/>>. Acesso em: 20/09/2019. Citado na página 10.
- 5 ORGANIZATION, W. H. *Globocan 2018 Latest global cancer data*. Disponível em: <<https://www.iarc.fr/infographics/globocan-2018-latest-global-cancer-data/>>. Acesso em: 08/10/2019. Citado na página 10.
- 6 BRASIL, M. da S. *Atlas do Câncer Relacionado ao Trabalho no Brasil*. 1. ed. Brasília - DF, 2018. Citado na página 10.
- 7 CÂNCER, I. V. o. *É comum a imunidade cair durante o tratamento oncológico?* Disponível em: <<https://www.vencero cancer.org.br/dia-a-dia-do-paciente/efeitos-colaterais/e-comum-a-imunidade-cair-durante-o-tratamento-oncologico/>>. Acesso em: 16/09/2019. Citado na página 11.
- 8 BRASIL, M. da S. *Diagnóstico*. Disponível em: <<http://www.saude.gov.br/atencao-especializada-e-hospitalar/especialidades/oncologia/diagnostico>>. Acesso em: 21/09/2019. Citado na página 11.
- 9 FOUNDATION, P. S. *Python*. Disponível em: <<https://www.python.org/>>. Acesso em: 25/09/2019. Citado na página 12.
- 10 MANAGEMENT, A. C. *Python Data Analysis Library*. Disponível em: <<https://pandas.pydata.org/>>. Citado na página 13.
- 11 COURNEPEAU, D. *Machine Learning in Python*. Disponível em: <<https://scikit-learn.org/stable/>>. Acesso em: 26/09/2019. Citado na página 13.
- 12 DUA, D.; GRAFF, C. *UCI Machine Learning Repository*. 2017. Disponível em: <<http://archive.ics.uci.edu/ml>>. Acesso em: 25/09/2019. Citado na página 13.
- 13 JOSé, I. *KNN (K-Nearest Neighbors)*. Disponível em: <<https://medium.com/brasil-ai/knn-k-nearest-neighbors-1-e140c82e9c4e>>. Acesso em: 17/09/2019. Citado na página 15.

- 14 FARINHA, R. *Inteligência Artificial*. Disponível em: <<https://slideplayer.com.br/slide/358847/>>. Acesso em: 30/09/2019. Citado na página 16.
- 15 ZHOU, V. *Random Forests for Complete Beginners*. Disponível em: <<https://victorzhou.com/blog/intro-to-random-forests/>>. Acesso em: 20/09/2019. Citado na página 16.
- 16 DRAKOS, G. *Support Vector Machine vs Logistic Regression*. Disponível em: <<https://towardsdatascience.com/support-vector-machine-vs-logistic-regression-94cc2975433f>>. Acesso em: 15/09/2019. Citado na página 17.
- 17 VALIGI, N. *Naive Bayes classifiers in TensorFlow*. Disponível em: <<https://nicolovaligi.com/naive-bayes-tensorflow.html>>. Acesso em: 13/09/2019. Citado na página 18.
- 18 OLIVEIRA, A. et al. Aplicação de redes neurais artificiais na previsão da produção de álcool. *Ciencia E Agrotecnologia - CIENC AGROTEC*, v. 34, 04 2010. Citado na página 18.
- 19 GOOGLE. *Go*. Disponível em: <<https://golang.org/>>. Acesso em: 04/10/2019. Citado na página 24.
- 20 MOZILLA. *JavaScript*. Disponível em: <<https://developer.mozilla.org/pt-BR/docs/Glossario/JavaScript>>. Acesso em: 04/10/2019. Citado na página 24.