- \* algun dia el medico será remplazado?
- Cuando hago una aula en video estaria mal cobrar inf si la aula es suficiente.
  - professor resolve casos particulares
  - Medico resolve casos particulare (um trabalho feito a medida)

**Computer-aided Diagnosis (CAD)** 

# Sistemas de diagnostico auxiliado por comoputador

#### Tópicos a mencionar:

- \* Aumento da produtividade e precisão com o uso de sistemas CAD.
- \* Principais tipos de imagens analisadas.
- \* Tipos de tecnologias utilizadas nos sistemas CAD.
- \* Casos de estudo mais procurados na literatura.

### O valor da inteligência artificial e do diagnóstico por imagem na luta contra COVID-19

- \* O olho do especialista analiza imagenes (dia todo)
  - Imagenenes
- \* Prob. mais de 8 horas de trablho que leva a pessoa ao límite
  - Deficiencia de atenção ao final do dia.
- \* De modo geral, quanto mais jovem (inexperiente) o médico, mais tempo leva para realizar o diagnóstico de TC e a taxa de acerto é relativamente baixa.
  - Tomografía axial computarizada pulmão
  - [Doctor1 10 year exp] diagnosis time 3.623 min,
  - [Doctor2 10 year exp] diagnosis assisted by AI 0.744 min
  - produtivo mercado, Produtivo crisis (Pandemia)
  - eficiente

### O valor da inteligência artificial e do diagnóstico por imagem na luta contra COVID-19

- \* Estatísticas de lobos infectados no pulmão
- \* Numa primeira visita revisaram 32 pacientes Aided vs. No Aided
- \* Os mesmo 2 doutores numa segunda visita revisaram
- [Doctor1 10 year exp] diagnosis precisão 83.72% (precisão),
- [Doctor2 10 year exp] diagnosis precisão com Al 97.73% (precisão).
- \* Ciar um software que chame a atenção ao medico sobre algumas anomalias



# An overview of the six main steps used in this study (COVID-19 pneumonia)

- \* 3) vars signif. 4) Model/Classif. 5) desempenho model 6) teste
- \* 4 5 Clasificadores:
  - decision tree, [Arvores de decisão]
  - K-nearest neighbor (KNN), [Vizinho mais próximo ]
  - 3 naïve Bayes, [Clasificador bayesiano ingenuo]
  - support vector machine (SVM), and [Máquina de vetores de suporte]
  - ensemble method.
  - DNN Redes neuronais profundas
- \* Cuantas imagens? mientras mas melhor
  - Training: 5576 images. DOI: 10.1117/12.2217752
  - Training: 11940 slices. DOI: 10.1016/j.cmpb.2016.07.031
  - Test: recrutamos 346 indivíduos. DOI: 10.1111/1759-7714.12931

## Casos (temas mais procurados)

### **Breast cancer analysis**

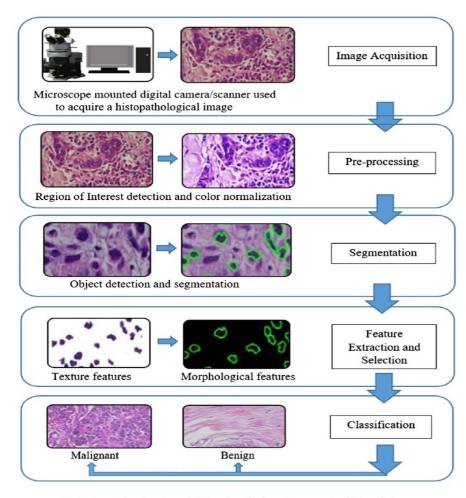


Fig. 4. Comprehensive view of CAD system for breast cancer using histopathology.

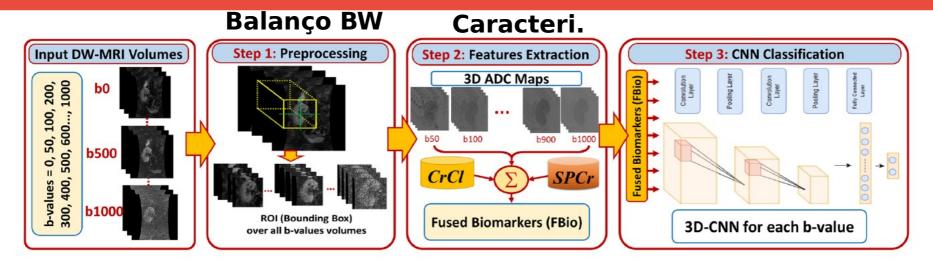
#### Input:

- Computerized Tomography,
- Magnetic Resonance Imaging,
- Ultrasound and Biopsy.
- Histopathological images.

**Output: Malignant, bening** 

a histopatologia, também chamada de histologia patológica, que é a vertente que estuda como uma doença específica se relaciona, interage e afeta um determinado grupo de células. Normalmente, isso se dá por meio da análise de uma amostra recolhida por biópsia.

### Análise de disfunção renal



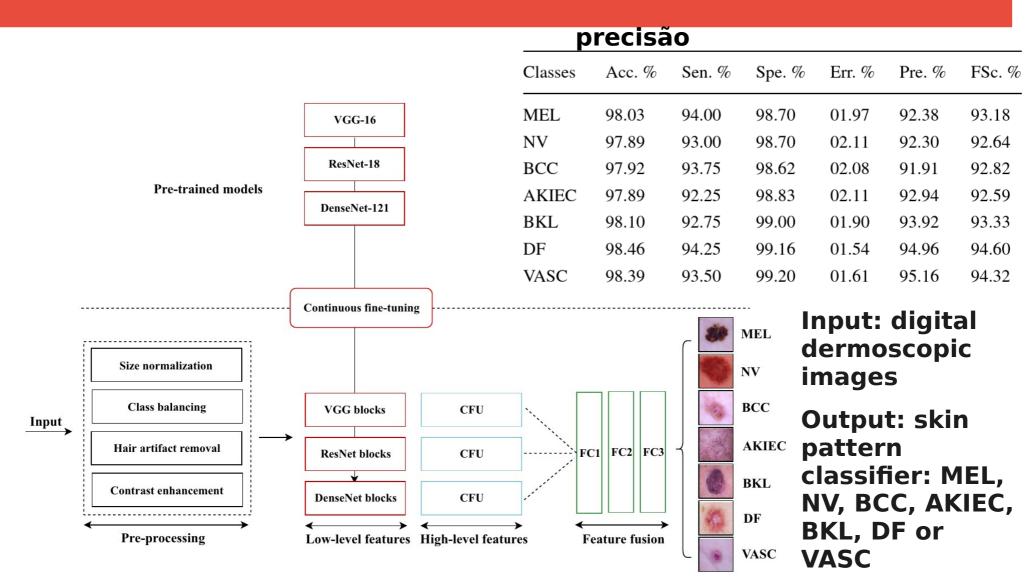
Input: Imagens de ressonância magnética ponderada por difusão

Output: classificar aloenxertos renais em não rejeição (NR) e rejeição aguda (AR)

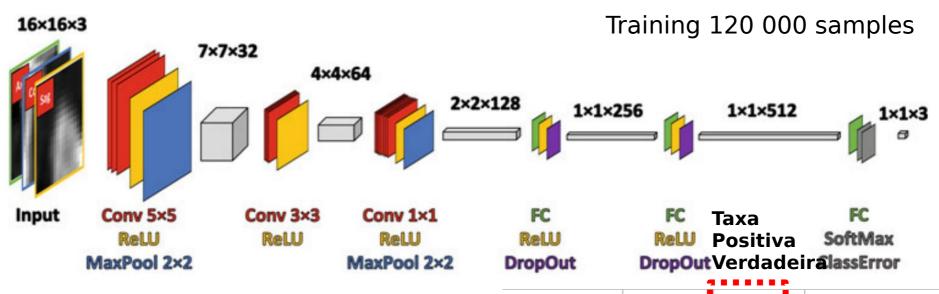
Quality of the Fin	al Diagnosis					
Approach	ACC%≈	SENS%≈	SPEC%≈	AUC≈		
SAEs (CDFs) <sup>42</sup>	86	70	100	0.88		
S <sub>1</sub> (ADC only)	82	80	83	0.83		
S <sub>2</sub> (FBio)	93	93	92	0.93		
SVM (ClinBio)	77	80	73	0.80		

precisão

#### Reconhecimento de lesão cutânea



## Classificação das lesões metastáticas da coluna vertebral



Input: computed tomography (CT) Data

Output: classificação de lesões osteolíticas e osteoblásticas na coluna vertebral osteoblástico (osteoblástico)

		41111E	
Authors	# Lesions	TPR (–)	FP (count per lesion)
Inter-rater	1046 (755)	0.63 (0.73)	0.02 (0.02)
Yao et al. [3]	16 (372)	0.94 (0.84)	5.90 (1.30)
Jan et al. [6]	1046 (755)	0.70 (0.80)	1.50 (1.50)
Roth et al. [4, 5]	-(532)	-(0.70)	-(0.30)
Proposed CAD	1046 (755)	0.94 (0.92)	3.30 (2.80)