### **Imprimir dataset Cancer**

In [18]:

### import pandas as pd

arquivo = pd.read\_csv('/home/vinicius/Documentos/UTFPR/IA/projeto\_ia/Trabalho1/cancer.csv') arquivo.head()

	mean_radius	mean_texture	mean_perimeter	mean_area	mean_smoothness	diagnosis
0	17.99	10.38	122.80	1001.0	0.11840	0
1	20.57	17.77	132.90	1326.0	0.08474	0
2	19.69	21.25	130.00	1203.0	0.10960	0
3	11.42	20.38	77.58	386.1	0.14250	0
4	20.29	14.34	135.10	1297.0	0.10030	0

# Out[18]:

### Aleterando a coluna diagnosis

In [23]:

arquivo['diagnosis'] = arquivo['diagnosis'].replace(0,'negativo')
arquivo['diagnosis'] = arquivo['diagnosis'].replace(1,'positivo')
arquivo.head()

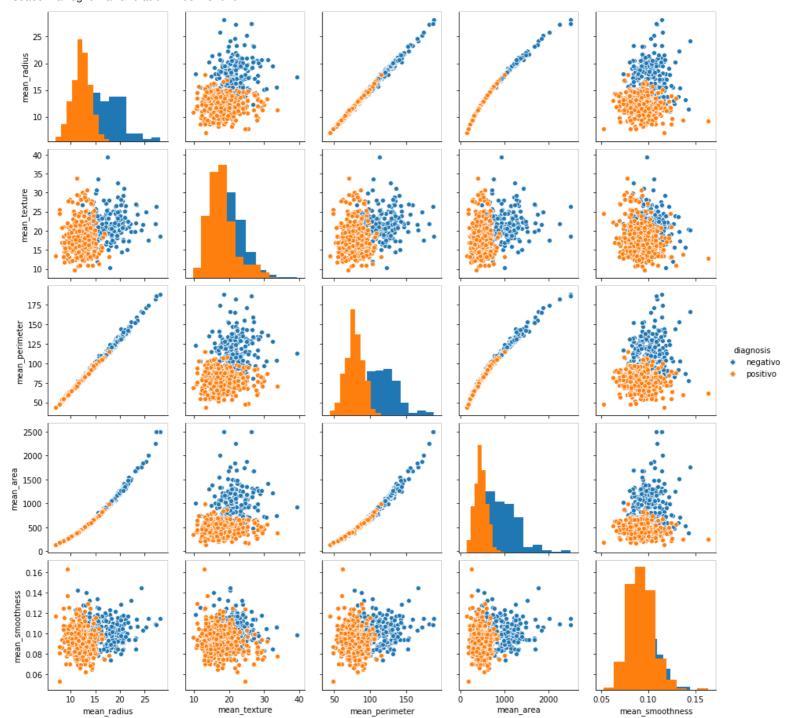
Out[23]:

diagnosis	mean_smoothness	mean_area	mean_perimeter	mean_texture	mean_radius	
negativo	0.11840	1001.0	122.80	10.38	17.99	0
negativo	0.08474	1326.0	132.90	17.77	20.57	1
negativo	0.10960	1203.0	130.00	21.25	19.69	2
negativo	0.14250	386.1	77.58	20.38	11.42	3
negativo	0.10030	1297.0	135.10	14.34	20.29	4

Apresentar matriz de dispersão (scatter plot) entre os parâmetros das amostras do dataset. É plotado o gráfico abaixo para visualizar a disperção da coluna diagnosis em relação aos parametros do dataset. Na diagonal é plotado o histograma

In [27]:

%matplotlib inline import seaborn as sns sns.pairplot(arquivo, hue='diagnosis',diag\_kind="hist")



Plotando o blox plot para cada um dos parâmetros

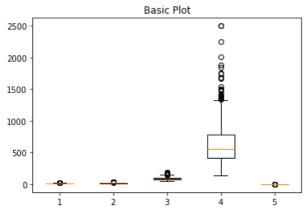
In [30]:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

mean\_radius = arquivo["mean\_radius"]

```
mean_texture = arquivo["mean_texture"]
mean_perimeter = arquivo["mean_perimeter"]
mean_area = arquivo["mean_area"]
mean_smoothness = arquivo["mean_smoothness"]
columns = [mean_radius, mean_texture, mean_perimeter, mean_area, mean_smoothness]
fig, ax = plt.subplots()
ax.boxplot(columns)
ax.set_title('Basic Plot')
```





In [31]:

arquivo['diagnosis'] = arquivo['diagnosis'].replace('negativo',0) arquivo['diagnosis'] = arquivo['diagnosis'].replace('positivo',1) arquivo.head()

Out[31]:

	mean_radius	mean_texture	mean_perimeter	mean_area	mean_smoothness	diagnosis
0	17.99	10.38	122.80	1001.0	0.11840	0
1	20.57	17.77	132.90	1326.0	0.08474	0
2	19.69	21.25	130.00	1203.0	0.10960	0
3	11.42	20.38	77.58	386.1	0.14250	0
4	20.29	14.34	135.10	1297.0	0.10030	0

### Separando os dados em x e y

In [32]:

y = arquivo['diagnosis'] x = arquivo.drop('diagnosis', axis = 1)

Normalizando os dados, na literatura isso garante um resultado na análise. Aqui é feito também a separação dos dados na proporção de 30% para teste e 70% train

In [35]:

from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler scaler = MinMaxScaler()

 $X = scaler.fit\_transform(x)$ 

from sklearn.model selection import train test split

X\_train, X\_test, y\_train, y\_test = train\_test\_split(X, y, test\_size=0.3, random\_state=101)

### Fazendo o treinamento com o modelo KNN

In [39]:

from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier knn = KNeighborsClassifier(n\_neighbors=1) knn.fit(X\_train, y\_train)

Out[39]:

KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf\_size=30, metric='minkowski', metric\_params=None, n\_jobs=None, n\_neighbors=1, p=2, weights='uniform')

### Imprimindo a predição para classificação do conjunto x\_teste

In [41]:

predictions = knn.predict(X\_test) predictions

Apresentar Acurácia, Precisão, Revocação e F1-Score, do conjunto de teste, também é apresentado a matriz de confusão(A Matriz de confusão é uma matriz de valores reais e valores preditos pelo seu classificador.) no canto superior esquerdo.

In [45]:

Out[41]:

from sklearn.metrics import classification\_report, confusion\_matrix
print(confusion\_matrix(y\_test, predictions))
print(classification\_report(y\_test, predictions))

1, 0, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 1])

```
[[58 8]]
[10 95]]
        precision
                  recall f1-score support
      0
            0.85
                   0.88
                           0.87
                                    66
            0.92
                   0.90
                           0.91
                                    105
                               0.89
                                       171
               0.89
                       0.89
 micro avg
                0.89
                       0.89
                               0.89
                                        171
 macro avg
weighted avg
                0.90
                        0.89
                                0.90
                                        171
```

## Apresentando a acurácia

In [46]:

knn.score(X\_test, y\_test)

Out[46]:

0.8947368421052632