== 1 Algoritimo trees.RandomTree==

=== Summary 1 ===

Correctly Classified Instances	138	92	%
Incorrectly Classified Instances	12	8	%
Kappa statistic	0.88		
Mean absolute error	0.0533		
Root mean squared error	0.2309		
Relative absolute error	12 %		
Root relative squared error	48.9898 %		
Total Number of Instances	150		

=== Detailed Accuracy By Class 1 ===

		TP Rate	FP Rate	Precision	Recall	F-Measure	MCC	ROC
Area PRC	Area	Class	0.000	1 000	1 000	1 000	1 000	1 000
	_	1,000	0,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000
1,000	Iris-	setosa						
		0,860	0,050	0,896	0,860	0,878	0,819	0,905
0,817	Iris-	versicolor						
		0,900	0,070	0,865	0,900	0,882	0,822	0,915
0,812	Iris-	virginica						
Weighted	Avg.	0,920	0,040	0,920	0,920	0,920	0,880	0,940
0,876								

=== Confusion Matrix 1 ===

a	b	С		< classified as
50	0	0		a = Iris-setosa
0	43	7		<pre>b = Iris-versicolor</pre>
0	5	45	Ι	c = Iris-virginica

com 3 tipos de iris ele teve uma taxa de acerto de 92% e 8% de erro, analisando a matriz temos:

50 acertos na iris-setosa sem nenhum erro, 43 acertos na iris versicolor com 7 que ele achou que era virginica mas era versicolor 45 iris virginica com 5 que ele achou que era iris versicolor mas era virginica

== 2 Algoritimo trees.RandomForest==

=== Summary 2 ===

Correctly Classified Instances	143	95.3333 %
Incorrectly Classified Instances	7	4.6667 %
Kappa statistic	0.93	
Mean absolute error	0.0408	
Root mean squared error	0.1621	
Relative absolute error	9.19 %	
Root relative squared error	34.3846 %	
Total Number of Instances	150	

=== Detailed Accuracy By Class ===

		TP Rate	FP Rate	Precision	Recall	F-Measure	MCC	ROC
Area PRC	Area	Class						
		1,000	0,000	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000
1,000	Iris-	setosa						

		0,940	0,040	0,922	0,940	0,931	0,896	0,991
0,984	Iris-v	ersicolor/						
•		0,920	0,030	0,939	0,920	0,929	0,895	0,991
0,982	Iris-v	/irginica						
Weighted	Avg.	0,953	0,023	0,953	0,953	0,953	0,930	0,994
0.989	_							

=== Confusion Matrix 2 ===

a b c <-- classified as
50 0 0 | a = Iris-setosa
0 47 3 | b = Iris-versicolor
0 4 46 | c = Iris-virginica</pre>

esse algoritimo nos mostra uma taxa de acerto de 95.3333% e de 4.6667%, analisando a matriz temos:

50 iris-setosas identificadas sem nenhum erro

47 iris versicolor com 3 erros que ele identificou como verginica mas era versicolor

46 iris virginica com 4 erros que ele identificou como versicolocar mas era virginica

== 3 Algoritimo J48 == === Summary 3 ===

Correctly Classified Instances	144	96	%
Incorrectly Classified Instances	6	4	%
Kappa statistic	0.94		
Mean absolute error	0.035		
Root mean squared error	0.1586		
Relative absolute error	7.8705 %		
Root relative squared error	33.6353 %		
Total Number of Instances	150		

=== Detailed Accuracy By Class 3 ===

		TP Rate	FP Rate	Precision	Recall	F-Measure	MCC	ROC
Area F	PRC Area	Class						
		0,980	0,000	1,000	0,980	0,990	0,985	0,990
0,987	Iris-	setosa						
		0,940	0,030	0,940	0,940	0,940	0,910	0,952
0,880	Iris-	versicolor						
		0,960	0,030	0,941	0,960	0,950	0,925	0,961
0,905	Iris-	virginica	•	•	•	•	•	•
Weighte	ed Avg.	0,960	0,020	0,960	0,960	0,960	0,940	0,968
0,924								

=== Confusion Matrix 3 ===

a b c <-- classified as
49 1 0 | a = Iris-setosa
0 47 3 | b = Iris-versicolor
0 2 48 | c = Iris-virginica</pre>

aqui temos umas taxa de acerto de 96% e 4% de erro, analisando a matriz temos: 49 iris setosa com 1 identificação errada como iris versicolor que na verdade era setosa

47 iris versicolor com 3 identificações erradas como iris virginica que na verdade era versicolor

48 iris virginicar com 2 identificações erradas como iris versicolor que na verdade era virginica

-- Com essa base de dados aplicada a esses 3 tipos de algoritimos obtemos que, dentre eles o que obteve a maior taxa de acerto, precisao foi o J48.--