

Università degli Studi del Sannio

DIPARTIMENTO DI INGEGNERIA

Corso di Laurea Magistrale in Ingegneria Informatica

Data Science

Homework 4

Prof.: Antonio Pecchia

Studenti: Stocchetti Federico, matr. 399000543

Fioretti Gabriele, matr. 399000522 Razzano Federica, matr. 399000542

Indice

1	Intr	oduzione	2
2	Dat	i utilizzati	2
3	Har	dware & software stack	2
4	Mod	delli implementati	3
	4.1	Modelli di Gabriele	3
		4.1.1 FFNN	
		4.1.2 AutoEncoder	3
	4.2	Modelli di Federica	4
		4.2.1 FFNN	4
		4.2.2 AutoEncoder	5
	4.3	Modelli di Federico	5
		4.3.1 FFNN	5
		4.3.2 AutoEncoder	6
5	Rist	ıltati	7
	5.1	Modelli di Gabriele	10
		5.1.1 Macchina #1 (Federico)	10
		5.1.2 Macchina #2 (Federica)	
		5.1.3 Macchina #3 (Gabriele)	
	5.2	Modelli di Federica	
		5.2.1 Macchina #1 (Federico)	14
		5.2.2 Macchina #2 (Federica)	
		5.2.3 Macchina #3 (Gabriele)	
	5.3	Modelli di Federico	
		5.3.1 Macchina #1 (Federico)	
		5.3.2 Macchina #2 (Federica)	
		5.3.3 Macchina #3 (Gabriele)	

1 Introduzione

In questo Homework è richiesta la realizzazione e il testing di modelli di Machine Learning per il riconoscimento di traffico proveniente da attacchi di tipo DDoS. L'Homework si divide in due fasi, una
prima fase individuale in cui ogni componente realizza una propria implementazione delle reti richieste
ed una seconda fase in cui viene effettuato il testing di tutti i modelli prodotti sulle macchine degli
altri componenti.

In questo report, dopo una panoramica sulle macchine e sul software utilizzato, vengono descritti i suddetti modelli dettagliando brevemente il processo che ha portato all'utilizzo di determinate configurazioni piuttosto che altre. Infine vengono descritte le performance dei modelli riscontrate sulle diverse macchine utilizzate dai membri del gruppo.

2 Dati utilizzati

Per il training e la valutazione dei modelli sonon stati utilizzati i dati contenuti nei file TEST.csv, TRAIN.csv, TRAIN.AE.csv, VALIDATION.csv. I file contengono record labeled di dati relativi al traffico di rete. L'attributo "Label" classifica il traffico di rete in 5 categorie:

- BENIGN;
- DoS GoldenEye;
- DoS Hulk;
- DoS Slowhttptest;
- DoS Slowloris;

Per il training viene usato un subset di 81 features e per il test finale, con dati non utilizzati durante le fasi di train e validation, vengono utilizzati 10000 record di cui 5000 di tipo BENIGN. Per il modello FFNN vengono utilizzati i files TEST.csv, TRAIN.csv, VALIDATION.csv, mentre per il modello AutoEncoder vengono utilizzati i file TEST.csv, TRAIN_AE.csv, VALIDATION.csv.

3 Hardware & software stack

In questa sezione viene dettagliato il setup hardware e lo stack software su cui sono stati implementati e testati i modelli.

Macchina n.	#1 (Federico)	# 2 (Federica)	#3 (Gabriele)
Modello	Assemblato	Lenovo Ideapad 330S	Assemblato
OS	Windows 11 Home	Windows 11 Home	Windows 11 Home
	v22H2	v22H2	v22H2
CPU	AMD Ryzen 5 3600 6-	Intel(R) $Core(TM)$	AMD Ryzen 7 3700X
	Core @3.95 GHz	i5-8250U CPU @	8-Core Processor @
		1.60GHz 1.8 GHz	3.59 GHz
RAM	16GB DDR4 3200	8GB DDR4 2400 MHz	16GB DDR4 3200MHz
	MHz		
GPU	Nvidia GTX 1070 8GB	AMD Radeon(TM)	NVIDIA Geforce RTX
		535 2GB	3070ti 8GB
Versione di Keras	2.13.1	2.13.1	2.13.1
Versione di Tensor-	2.13.0	2.13.0	2.13.0
flow			
Versione di Python	3.11	3.9	3.9.1

Tabella 1: Specifiche delle macchine

4 Modelli implementati

In questa sezione vengono dettagliate le scelte di design per i modelli prodotti. In particolare, ogni componente del gruppo ha realizzato sulla propria macchina due modelli: un **AutoEncoder** e una **Feed-Forward Neural Network (FFNN)**. Per i modelli prodotti è richiesto il raggiungimento di una soglia minima di performance, in particolare:

- Feed-Forward Neural Network (FFNN): FPR ≤ 0.001 e recall ≥ 0.980 per almeno 3 su 4 tipi di attacco DDoS;
- AutoEncoder: FPR < 0.050 e recall > 0.950 per almeno 3 su 4 tipi di attacco DDoS.

4.1 Modelli di Gabriele

4.1.1 FFNN

Layers	Epochs	Batch size	Optimizer	Loss
81/32/2/2 - /tan-	100	256	adam	categorical cros-
h/relu/softmax				sentropy

Tabella 2: FFNN di Gabriele

Per la realizzazione del modello FeedForwardNN sono state adottate le seguenti configurazioni:

batch size: 256epochs: 100optimizers: adam

• loss function: categorical_crossentropy

Di seguito la configurazione del modello creata nel file FeedForwardNN.py nel metodo __init__:

```
input_layer = Input(shape=(input_dim,))
hidden_layer = Dense(32,activation='tanh',kernel_initializer=RandomNormal())(input_layer)
hidden_layer_2 = Dense(2,activation='relu',kernel_initializer=RandomNormal())(hidden_layer)
output_layer = Activation(activation='softmax')(hidden_layer_2)
self.classifier = Model(inputs=input_layer, outputs=output_layer)
```

Il modello è stato realizzato utilizzando 2 hidden layers, il primo con 32 neuroni e funzione di attivazione tanh, il secondo con 2 neuroni (corrispondenti al numero di uscite attese dal modello) e con funzione di attivazione relu. Durante le varie prove fatte per effettuare fine-tuning dei parametri, si è notato come l'utilizzo della funzione di ottimizzazione **adam** incrementa significativamente la precisione e la recall del modello, permettendo di ottenere risultati migliori. Comel loss function si è scelto di utilizzare la categorical_crossentropy poiché l'attributo label da predire utilizzando il modello è di tipo categorico. Per quanto riguarda la scelta di numero di epoche e batch-size, questi parametri sono stati tunati tenendo in considerazione che l'aumento eccessivo delle epoche non comporta necessariamente un aumento della qualità del modello, mentre la diminuzione della batch-size implica l'utilizzo di più record per ogni epoca, aumentando così la varietà dei record utilizzati dal modello in fase di training, appesantendo però quest'ultima fase. Si è scelto pertanto un valore che non fosse né troppo grande, né troppo piccolo.

4.1.2 AutoEncoder

Layers	Epochs	Batch size	Optimizer	Loss
81/64/32/64/81	100	256	adam	mean squared er-
- /relu/relu/re-				ror
lu/tanh				

Tabella 3: AE di Gabriele

Per la realizzazione del modello AutoEncoder sono state adottate le seguenti configurazioni:

batch size: 256epochs: 100optimizers: adam

• loss function: mean_squared_error

Di seguito la configurazione del modello creata nel file AutoEncoder.py nel metodo __init__:

```
input_layer = Input(shape=(input_dim,))
hidden_layer = Dense(64, activation='relu') (input_layer)
hidden_layer = Dense(32, activation='relu') (hidden_layer)
hidden_layer = Dense(64, activation='relu') (hidden_layer)
output_layer = Dense(input_dim, activation='tanh') (hidden_layer)
self.autoencoder = Model(inputs=input_layer, outputs=output_layer)
```

Il modello presenta dunque 3 hidden layers, tutti con la stessa funzione di attivazione (relu), ma con diverso numero di neuroni. In particolare, il numero di neuroni nel primo layer è 64. nel secondo è 32 e nel terzo è nuovamente 64. Questa configurazione è stata adottata così da rispecchiare la struttura a clessidra dell'AutoEncoder. Anche in questo caso per la funzione di ottimizzazione adam, per il batchsize e per le epochs valgono le stesse osservazioni effettuate per il modello FFNN precedentemente descritto.

4.2 Modelli di Federica

4.2.1 FFNN

Layers	Epochs	Batch size	Optimizer	Loss
81/16/16/2 -	100	256	adam	categorical
/tanh/tanh/re-				_crossentropy
lu/softmax				

Tabella 4: FFNN di Federica

Per la realizzazione del modello FeedForwardNN sono state adottate le seguenti configurazioni:

batch size: 256epochs: 100optimizers: adam

• loss function: categorical_crossentropy

Di seguito la configurazione del modello creata nel file FeedForwardNN.py nel metodo __init__:

```
input_layer = Input(shape=(input_dim,))
hidden_layer = Dense(16,activation='tanh',kernel_initializer=RandomNormal())(input_layer)
hidden_layer_2 = Dense(16,activation='tanh',kernel_initializer=RandomNormal())(hidden_layer)
hidden_layer_3 = Dense(2, activation='relu', kernel_initializer=RandomNormal())(hidden_layer_2)
output_layer = Activation(activation='softmax')(hidden_layer_3)
self.classifier = Model(inputs=input_layer, outputs=output_layer)
```

Il modello è stato realizzato utilizzando 3 hidden layers, i primi due con 16 neuroni e funzione di attivazione tanh, il terzo con 2 neuroni (corrispondenti al numero di uscite attese dal modello) e con funzione di attivazione relu.

La scelta di numero di epoche e batch-size è stata effettuata tenendo in considerazione che l'aumento eccessivo delle epoche non comportava un aumento della qualità del modello, mentre la diminuzione della batch-size, appesantiva significativamente la fase di training.

4.2.2 AutoEncoder

Layers	Epochs	Batch size	Optimizer	Loss
81/64/32/64/81	100	256	adam	mean_squared_error
- /relu/relu/re-				
lu/tanh				

Tabella 5: AE di Federica

Per la realizzazione del modello AutoEncoder sono state adottate le seguenti configurazioni:

batch size: 256epochs: 100

• optimizers: adam

• loss function: mean_squared_error

Di seguito la configurazione del modello creata nel file FeedForwardNN.py nel metodo __init__:

```
input_layer = Input(shape=(input_dim,))
hidden_layer = Dense(64, activation='relu') (input_layer)
hidden_layer = Dense(32, activation='relu') (hidden_layer)
hidden_layer = Dense(64, activation='relu') (hidden_layer)
output_layer = Dense(input_dim, activation='tanh') (hidden_layer)
self.autoencoder = Model(inputs=input_layer, outputs=output_layer)
```

Il modello è stato realizzato utilizzando 3 hidden layers, il primo ed il terzo con 64 neuroni e funzione di attivazione relu, il secondo con 32 neuroni e con funzione di attivazione relu.

La scelta di numero di neuroni è stata adottata così da rispecchiare la struttura a clessidra dell'AutoEncoder.

4.3 Modelli di Federico

4.3.1 FFNN

Layers	Epochs	Batch size	Optimizer	Loss
81/256/256/2 -	200	512	adam	categorical cros-
/tanh/tanh/soft-				sentropy
max				

Tabella 6: FFNN di Federico, configurazione finale

Per questo modello sono stati utilizzati i seguenti parametri di partenza:

batch size: 128epochs: 100optimizers: adam

• loss function: categorical_crossentropy

La struttura della prima iterazione del modello è:

• input layer: di tipo Input, con 81 neuroni;

• hidden layer: di tipo Dense, con 32 neuroni, funzione di attivazione tanh e kernel initializer di tipo RandomNormal;

- hidden layer: di tipo Dense, con 2 neuroni, funzione di attivazione relu e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- output layer: di tipo Activation, con 81 neuroni, funzione di attivazione softmax;

Questa configurazione e architettura sono risultate inefficienti per raggiungere le threshold di performance imposte dal problema. Tramite una procedura di trial and error è risultato benefico aumentare il batch_size e le epoche. Un ulteriore miglioramento delle performance è stato ottenuto aggiungendo un layer fully connected all'architettura e aumentando i neuroni per layer. I parametri finali sono quindi:

batch size: 512epochs: 200

• optimizers: adam

• loss function: categorical_crossentropy

La struttura finale del modello è:

• input layer: di tipo Input, con 81 neuroni;

- hidden layer: di tipo Dense, con 256 neuroni, funzione di attivazione tanh e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- hidden layer: di tipo Dense, con 256 neuroni, funzione di attivazione tanh e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- hidden layer: di tipo Dense, con 2 neuroni, funzione di attivazione relu e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- output layer: di tipo Activation, con 81 neuroni, funzione di attivazione softmax;

4.3.2 AutoEncoder

Layers	Epochs	Batch size	Optimizer	Loss
81/input_dim*0.8	200	65	adam	mean squared er-
/input_dim*0.2				ror
/input_dim*0.8/				
81 - /relu/relu/-				
relu/tanh				

Tabella 7: AE di Federico

Analogamente al modello precedente, si è partiti da una architettura su cui, tramite un processo iterativo, si è definita la struttura finale del modello. Stati utilizzati i seguenti parametri di partenza:

batch size: 128epochs: 100

• optimizers: adam

• loss function: categorical_crossentropy

La struttura della prima iterazione del modello è:

- input layer: di tipo Input, con 81 neuroni;
- hidden layer: di tipo Dense, con 32 neuroni, funzione di attivazione relu e kernel initializer di tipo RandomNormal;

- hidden layer: di tipo Dense, con 2 neuroni, funzione di attivazione relu e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- hidden layer: di tipo Dense, con 32 neuroni, funzione di attivazione relu e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- output layer: di tipo Dense, con 81 neuroni, funzione di attivazione tanh;

Vista la truttura che una rete di tipo autoencoder deve avere, è stata definita la dimensione dei layer come una frazione della dimensione dell'input (81 neuroni). Inoltre il batch size è stato ridotto e sono state aumentate le epoche. E' stata inoltre impostata una funzione diversa per il parametro loss. I parametri finali sono quindi:

batch size: 64epochs: 200

 \bullet optimizers: adam

• loss function: mean_squared_error

La struttura finale del modello è:

• input layer: di tipo Input, con 81 neuroni;

- hidden layer: di tipo Dense, con input_dim*0.8 neuroni, funzione di attivazione relu e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- hidden layer: di tipo Dense, con input_dim*0.2 neuroni, funzione di attivazione relu e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- hidden layer: di tipo Dense, con input_dim*0.8 neuroni, funzione di attivazione relu e kernel initializer di tipo RandomNormal;
- output layer: di tipo Dense, con 81 neuroni, funzione di attivazione tanh;

5 Risultati

In questa sezione sono dettagliati i risultati ottenuti in fase di **validation** e **test** per ogni modello realizzato per ciascuna macchina utilizzata.

Platform	Validation score	Test score
Macchina #1	GoldenEye: 1	GoldenEye: 1
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 0.982	Slowloris: 0.974
	FPR: 0.000	FPR: 0.000
Macchina #2	GoldenEye: 1	GoldenEye: 1
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 0.982	Slowloris: 0.974
	FPR: 0.002	FPR: 0.003
Macchina #3	GoldenEye: 1	GoldenEye: 1
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 0.982	Slowloris: 0.974
	FPR: 0.001	FPR: 0.000

Tabella 8: FFNN di Gabriele

Platform	Validation score	Test score
Macchina #1	GoldenEye: 0.941	GoldenEye: 0.956
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 0.982
	Slowloris: 0.974	Slowloris: 0.939
	FPR: 0.049	FPR: 0.045
Macchina #2	GoldenEye: 0.941	GoldenEye: 0.956
	Hulk: 0.999	Hulk: 0.999
	Slowhttptest: 0.964	Slowhttptest: 0.893
	Slowloris: 0.904	Slowloris: 0.868
	FPR: 0.048	FPR: 0.045
Macchina #3	GoldenEye: 0.951	GoldenEye: 0.956
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 0.964	Slowhttptest: 0.982
	Slowloris: 0.965	Slowloris: 0.904
	FPR: 0.051	FPR: 0.044

Tabella 9: AE di Gabriele

Platform	Validation score	Test score
Macchina #1	GoldenEye: 1	GoldenEye: 0.995
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 1	Slowloris: 1
	FPR: 0.001	FPR: 0.001
Macchina #2	GoldenEye: 1	GoldenEye: 0.995
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 0.964	Slowhttptest: 0.964
	Slowloris: 1	Slowloris: 1
	FPR: 0.001	FPR: 0.002
Macchina #3	GoldenEye: 1	GoldenEye: 1
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 0.982	Slowloris: 0.974
	FPR: 0.000	FPR: 0.002

Tabella 10: FFNN di Federica

Platform	Validation score	Test score
Macchina #1	GoldenEye: 0.941	GoldenEye: 0.956
	Hulk: 1	Hulk: 0.999
	Slowhttptest: 0.964	Slowhttptest: 0.893
	Slowloris: 0.965	Slowloris: 0.939
	FPR: 0.047	FPR: 0.044
Macchina #2	GoldenEye: 0.941	GoldenEye: 0.956
	Hulk: 0.998	Hulk: 0.999
	Slowhttptest: 0.964	Slowhttptest: 0.893
	Slowloris: 0.965	Slowloris: 0.939
	FPR: 0.050	FPR: 0.046
Macchina #3	GoldenEye: 0.941	GoldenEye: 0.951
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 0.964	Slowhttptest: 0.893
	Slowloris: 0.965	Slowloris: 0.930
	FPR: 0.050	FPR: 0.044

Tabella 11: AE di Federica

Platform	Validation score	Test score
Macchina #1	GoldenEye: 1	GoldenEye: 0.995
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 1	Slowloris: 1
	FPR: 0.001	FPR: 0.000
Macchina #2	GoldenEye: 1	GoldenEye: 0.990
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 1	Slowloris: 1
	FPR: 0.000	FPR: 0.000
Macchina #3	GoldenEye: 1	GoldenEye: 0.995
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 1	Slowloris: 1
	FPR: 0.001	FPR: 0.000

Tabella 12: FFNN di Federico

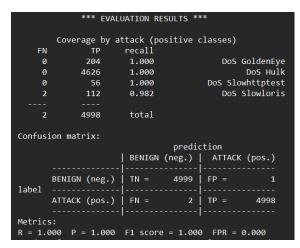
Platform	Validation score	Test score
Macchina #1	GoldenEye: 0.946	GoldenEye: 0.961
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 0.982
	Slowloris: 0.939	Slowloris: 0.886
	FPR: 0.048	FPR: 0.043
Macchina #2	GoldenEye: 0.951	GoldenEye: 0.961
	Hulk: 1	Hulk: 1
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 0.982
	Slowloris: 0.851	Slowloris: 0.781
	FPR: 0.050	FPR: 0.041
Macchina #3	GoldenEye: 0.951	GoldenEye: 0.961
	Hulk: 1	Hulk: 0.999
	Slowhttptest: 1	Slowhttptest: 1
	Slowloris: 0.895	Slowloris: 0.868
	FPR: 0.048	FPR: 0.041

Tabella 13: AE di Federico

5.1 Modelli di Gabriele

In questa sezione sono riportati i risultati completi di tutte le esecuzioni sulle varie macchine dei modelli sviluppati da Gabriele.

5.1.1 Macchina #1 (Federico)



(a) FFFN Results of Gabriele model on Machine #1 with validation data

```
*** EVALUATION RESULTS **
        Coverage by attack (positive classes)
                      recall
              204
                       1.000
                                           DoS GoldenEye
                       1.000
                                                DoS Hulk
                       1.000
                                        DoS Slowhttptest
                                           DoS Slowloris
             4997
                       total
Confusion matrix:
                                 prediction
                       BENIGN (neg.)
                                         ATTACK (pos.)
       BENIGN (neg.)
                       TN =
                                 4998
                                        FP =
label
       ATTACK (pos.)
                       FN =
                                        TP =
                                                  4997
Metrics:
                      F1 score = 0.999 FPR = 0.000
           P = 1.000
R = 0.999
```

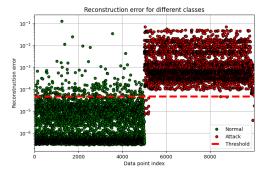
(b) FFFN Results of Gabriele model on Machine #1 with test data

	*** EVALUATION RESULTS ***					
	Coverage by a	ttack (po	sitive o	lasses)		
FN	TP	recall				
12	192	0.941		DoS	GoldenEye	
2	4624	1.000			DoS Hulk	
0	56	1.000		DoS Slo	whttptest	
3	111	0.974		DoS	Slowloris	
17	4983	total				
Confus	ion matrix:					
			predic			
		BENIGN				
lahel	BENIGN (neg.)	 TN = 	4753	FP =	247	
Idbei	ATTACK (pos.)	FN =	17	TP =	4983	
Metrics: R = 0.997 P = 0.953 F1 score = 0.974 FPR = 0.049						

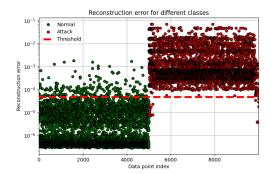
(a) AE Results of Gabriele model on Machine #1 with validation data

	*** EVALUATION RESULTS ***						
	Coverage by a	ttack (po	sitive o	classes)			
FN	TP	recall					
9	195	0.956		DoS	GoldenEye		
0	4626	1.000			DoS Hulk		
1	55	0.982		Dos slo	owhttptest		
7	107	0.939		DoS	Slowloris		
17	4983	total					
Confus	ion matrix:						
			predic				
		BENIGN		ATTACK	(pos.)		
	BENIGN (neg.)						
label							
	ATTACK (pos.)						
	Metrics:						
R = 0.	R = 0.997 P = 0.957 F1 score = 0.976 FPR = 0.045						

(b) AE Results of Gabriele model on Machine #1 with test data



(a) AE Reconstruction error of Gabriele model on Machine #1 with validation data



(b) AE Reconstruction error of Gabriele model on Machine #1 with test data

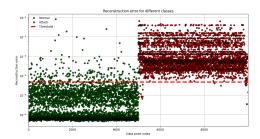
5.1.2 Macchina #2 (Federica)

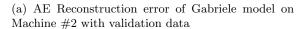
(a) FFFN Results of Gabriele model on Machine #2 with validation data

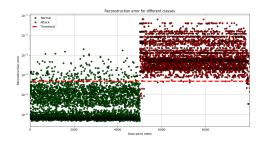
(b) FFFN Results of Gabriele model on Machine #2 with test data

(a) AE Results of Gabriele model on Machine #2 with validation data

(b) AE Results of Gabriele model on Machine #2 with test data



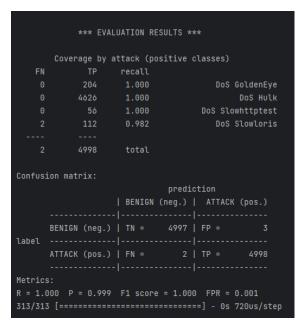




(b) AE Reconstruction error of Gabriele model on Machine #2 with test data

5.1.3 Macchina #3 (Gabriele)

Di seguito sono riportate le evidenze di esecuzione del modello FFNN



(a) FFFN Results of Gabriele model on Machine #3 with validation data

	*** E	VALUATION RE	ESULTS **	*	
	Coverage b	y attack (po	sitive c	lasses)	
FN		recall			
0		1.000		DoS	GoldenEye
0					DoS Hulk
0				Dos slo	whttptest
3	111	0.974			Slowloris
3	4997	total			
Confus	ion matrix:				
			predic	tion	
		I BENIGN	(neg.)		(nos.)
		.) TN =			
label					
		.) FN =			
Metrics:					
	999 P = 1.0	00 F1 score	e = 0.999	FPR =	0.000

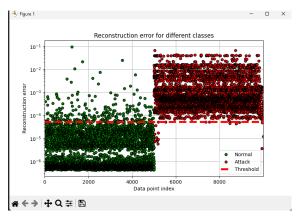
(b) FFFN Results of Gabriele model on Machine #3 with test data

Di seguito sono riportate le evidenze di esecuzione del modello AutoEncoder:

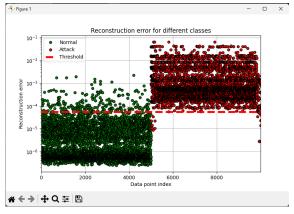
(a) AutoEncoder Results of Gabriele model on Machine #3 with validation data



(b) Auto Encoder Results of Gabriele model on Machine #3 with test data



(a) Auto Encoder Reconstruction error of Gabriele model on Machine #3 with validation data



(b) AutoEncoder Reconstruction error of Gabriele model on Machine #3 with test data

5.2 Modelli di Federica

5.2.1 Macchina #1 (Federico)

*** EVALUATION RESULTS ***							
	Coverage by attack (positive classes)						
FN	TP	recall					
0	204	1.000		DoS	GoldenEye		
0	4626	1.000			DoS Hulk		
0	56	1.000		Dos slo	owhttptest		
0	114	1.000		DoS	Slowloris		
0	5000	total					
Confus	ion matrix:		predio	tion			
		BENIGN	(neg.)	ATTAC	(pos.)		
label	BENIGN (neg.)	TN =	4993	FP =			
14001	ATTACK (pos.)	FN =	0	TP =	5000		

(a) FFFN Results of Federica's model on Machine #1 with validation data

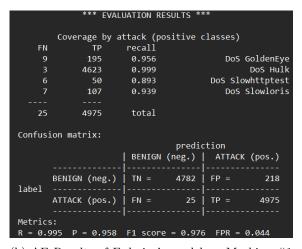
	*** EVAL	UATION RE	SULTS **	•	
	Coverage by a		sitive o	:lasses)	
FN	TP	recall			
1	203	0.995		Dos (GoldenEye
0	4626	1.000			DoS Hulk
0	56	1.000		DoS Slo	whttptest
0	114	1.000		DoS :	Slowloris
1	4999	total			
Confus	ion matrix:				
			predic	tion	
		BENIGN			(pos.)
		i			
	BENIGN (neg.)	i TN =	4996	FP =	4
label	(8.)				
	ATTACK (pos.)			TP =	4999
Metrics:					
R = 1.		F1 score	= 1 000) FPR = (9 991
1.	000 1 - 0.999	11 30016	- 1.000	, K - V	J.001

(b) FFFN Results of Federica's model on Machine #1 with test data

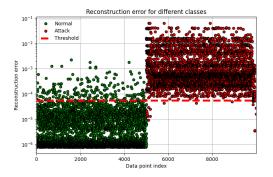
Di seguito sono riportati gli output per il modello AE.

```
*** EVALUATION RESULTS ***
        Coverage by attack (positive classes)
    12
              192
                       0.941
                                            DoS GoldenEye
             4624
                        1.000
                                                 DoS Hulk
               54
                       0.964
                                         DoS Slowhttptest
                                            DoS Slowloris
              110
                       0.965
             4980
                        total
   20
Confusion matrix:
                                 prediction
                                         ATTACK (pos.)
                       BENIGN (neg.)
       BENIGN (neg.)
                                 4764
                                         FP =
label
       ATTACK (pos.)
                                   20
                                         TP =
                                                   4980
                      F1 score = 0.975 FPR = 0.047
```

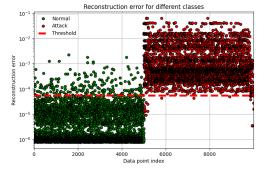
(a) AE Results of Federica's model on Machine #1 with validation data



(b) AE Results of Federica's model on Machine #1 with test data



(a) AE Reconstruction error of Federica's model on Machine #1 with validation data



(b) AE Reconstruction error of Federica's model on Machine #1 with test data

5.2.2 Macchina #2 (Federica)

	*** EV	ALUATION RESULT	[S ***	
	Coverage by	attack (positi	ive classes)	
FN	TP	recall		
0	204	1.000	DoS Gold	enEye
0	4626	1.000	DoS	Hulk
2	54	0.964	DoS Slowhtt	ptest
0	114	1.000	Dos slow	loris
2	4998	total		
Confus	ion matrix:			
		pr	rediction	
			J.) ATTACK (po	s.)
			993 FP =	7
label				
			2 TP = 4	
Metric				
			0.999 FPR = 0.00	
313/31	3 [=======		=====] - Os 1ms/	step

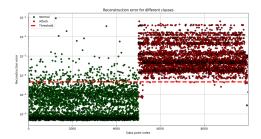
(a) FFFN Results of Federica's model on Machine #2 with validation data

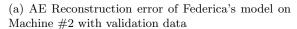
*** EVALUATION RESULTS ***					
	Coverage by	attack (po	sitive cla	isses)	
FN	TP	recall			
1	203	0.995		DoS	GoldenEye
0	4626	1.000			DoS Hulk
2	54	0.964		os sla	owhttptest
0	114	1.000		DoS	Slowloris
3	4997	total			
Confusi	on matrix:				
			predicti		
			(neg.)		((pos.)
	BENIGN (neg.		4990 F	P =	
	ATTACK (pos.) FN =	3 T	P =	
Metrics:					
R = 0.9	99 P = 0.99	8 F1 score	= 0.999	FPR =	0.002

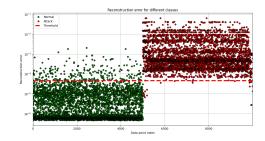
(b) FFFN Results of Federica's model on Machine #2 with test data

(a) AE Results of Federica's model on Machine #2 with validation data

(b) AE Results of Federica's model on Machine #2 with test data



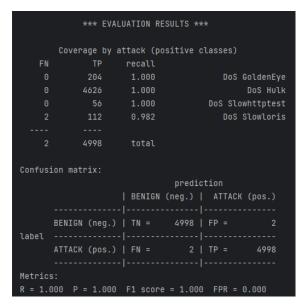




(b) AE Reconstruction error of Federica's model on Machine #2 with test data

5.2.3 Macchina #3 (Gabriele)

Di seguito sono riportate le evidenze di esecuzione del modello FFNN



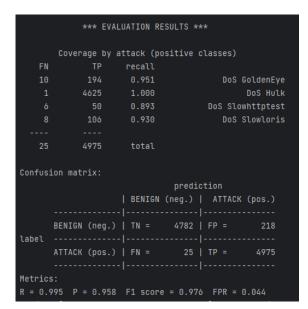
(a) FFFN Results of Federica's model on Machine #3 with validation data

(b) FFFN Results of Federica's model on Machine #3 with test data

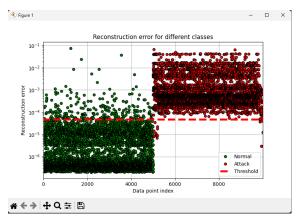
Di seguito sono riportate le evidenze di esecuzione del modello AutoEncoder:

	*** EV/	ALUATION RES	JLTS ***		
	Coverage by	attack (pos	itive cla	isses)	
FN	TP	recall			
12	192	0.941		Dos G	oldenEye
	4626	1.000			DoS Hulk
	54	0.964		os slow	httptest
	110	0.965		Dos s	Clowloris
18	4982	total			
Confus	ion matrix:		predicti	.on	
		BENIGN (neg.)	ATTACK	(pos.)
label	BENIGN (neg.)				249
	ATTACK (pos.)) FN =	18 1	P =	
Metric	s: 996 P = 0.952				

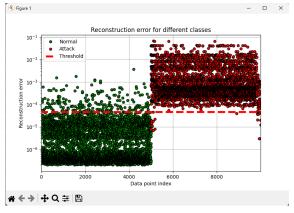
(a) Auto Encoder Results of Federica's model on Machine #3 with validation data



(b) Auto Encoder Results of Federica's model on Machine #3 with test data



(a) Auto Encoder Reconstruction error of Federica's model on Machine #3 with validation data



(b) AutoEncoder Reconstruction error of Federica's model on Machine #3 with test data

5.3 Modelli di Federico

5.3.1 Macchina #1 (Federico)

	*** EVALUATION RESULTS ***					
	Coverage by a	ttack (pos	itive o	lasses)		
FN	TP	recall				
0	204	1.000		DoS (GoldenEye	
0	4626	1.000			DoS Hulk	
0	56	1.000		DoS Slov	whttptest	
0	114	1.000		DoS S	Slowloris	
0	5000	total				
Confus	Confusion matrix: prediction					
		BENIGN (ATTACK	(pos.)	
label	BENIGN (neg.)	TN =	4997			
14001	ATTACK (pos.)	FN =	0	TP =	5000	
Metrics: R = 1.000 P = 0.999 F1 score = 1.000 FPR = 0.001						

(a) FFFN Results of Federico's model on Machine #1 with validation data

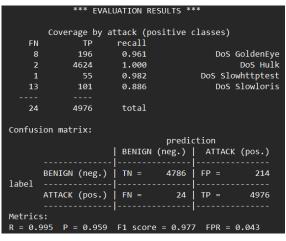
	*** EVALI	JATION RE	SULTS **	**		
	Coverage by a	ttack (po	sitive o	classes)		
FN	TP	recall				
1	203	0.995		DoS	GoldenEye	
0	4626	1.000			DoS Hulk	
0	56	1.000		DoS Slo	whttptest	
0	114	1.000		DoS	Slowloris	
1	4999	total				
Confus	ion matrix:					
			predic	ction		
		BENIGN			(pos.)	
	BENIGN (neg.)	TN =	5000	FP =	0	
label						
		FN =	1	TP =	4999	
	ATTACK (pos.)					
Metrics:						
	R = 1.000 P = 1.000 F1 score = 1.000 FPR = 0.000					
м – 1.	- 1.000	11 30010	- 1.000	- ITK -	0.000	

(b) FFFN Results of Federico's model on Machine #1 with test data

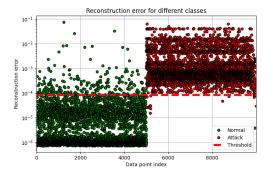
Di seguito sono riportati gli output per il modello AE.

```
*** EVALUATION RESULTS ***
        Coverage by attack (positive classes)
    FΝ
                       recall
                                            DoS GoldenEye
    11
                       0.946
             4624
                        1.000
                                                 DoS Hulk
                                         DoS Slowhttptest
               56
                        1.000
                        0.939
                                            DoS Slowloris
             4980
                        total
Confusion matrix:
                                 prediction
                       BENIGN (neg.)
                                          ATTACK (pos.)
       BENIGN (neg.)
                                 4759
                                         FP =
label
       ATTACK (pos.)
                                   20
                                                   4980
Metrics:
                       F1 score = 0.974 FPR = 0.048
```

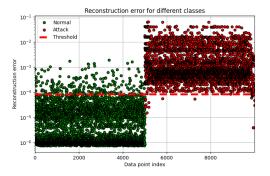
(a) AE Results of Federico's model on Machine #1 with validation data



(b) AE Results of Federico's model on Machine #1 with test data



(a) AE Reconstruction error of Federico's model on Machine #1 with validation data



(b) AE Reconstruction error of Federico's model on Machine #1 with test data

5.3.2 Macchina #2 (Federica)

	*** EV	ALUATION RESULTS	\$ ***		
	Coverage by	attack (positiv	re classes)		
FN	TP	recall			
0	204	1.000	DoS GoldenEye		
0	4626	1.000	DoS Hulk		
0	56	1.000	DoS Slowhttptest		
0	114	1.000	DoS Slowloris		
0	5000	total			
Confus	ion matrix:				
		pre	ediction		
) ATTACK (pos.)		
			98 FP = 2		
label					
			0 TP = 5000		
Metric	s:				
	R = 1.000 P = 1.000 F1 score = 1.000 FPR = 0.000				
313/313 [===================================					

(a) FFFN Results of Federico's model on Machine #2 with validation data

	*** EVA	LUATION RES	ULTS ***		
	Coverage by	attack (pos	itive cla	sses)	
FN	TP	recall			
2	202	0.990		Dos G	oldenEye
Θ	4626	1.000			DoS Hulk
Θ	56	1.000	D	oS Slow	httptest
Θ	114	1.000		Dos s	lowloris
2	4998	total			
Confus	Confusion matrix:				
		1 550500 (predicti		
		BENIGN (
	DENTON ()				
lobol	BENIGN (neg.)				
Label	ATTACK (pos.)				
	R = 1.000 P = 1.000 F1 score = 1.000 FPR = 0.000				

(b) FFFN Results of Federico's model on Machine #2 with test data

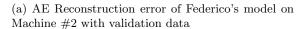
```
*** EVALUATION RESULTS ***
       Coverage by attack (positive classes)
                    0.951
                                      DoS GoldenEye
                    1.000
                                         DoS Hulk
                                   DoS Slowhttptest
                                      Dos Slowloris
                    0.851
Confusion matrix:
                             prediction
      BENIGN (neg.) | TN =
                            4750 | FP =
Metrics:
R = 0.994 P = 0.952 F1 score = 0.973 FPR = 0.050
313/313 [=========== ] - Os 1ms/step
```

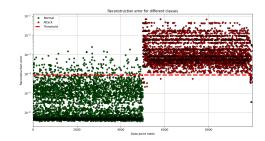
(a) AE Results of Federico's model on Machine #2 with validation data

```
*** EVALUATION RESULTS ***
      Coverage by attack (positive classes)
                                   DoS GoldenEye
                                       DoS Hulk
                                DoS Slowhttptest
                                   Dos Slowloris
                   0.781
Confusion matrix:
                           prediction
                 | BENIGN (neg.) | ATTACK (pos.)
     BENIGN (neg.) | TN =
                          4793 | FP =
label -----|----|
                            36 | TP =
     ATTACK (pos.) | FN =
R = 0.993 P = 0.960 F1 score = 0.976 FPR = 0.041
313/313 [========== ] - 0s 1ms/step
```

(b) AE Results of Federico's model on Machine #2 with test data



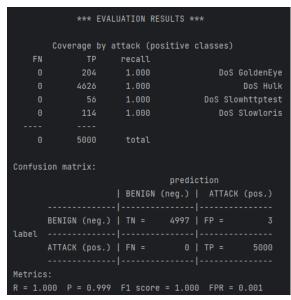




(b) AE Reconstruction error of Federico's model on Machine #2 with test data

5.3.3 Macchina #3 (Gabriele)

Di seguito sono riportate le evidenze di esecuzione del modello FFNN



(a) FFFN Results of Federico's model on Machine #3 with validation data

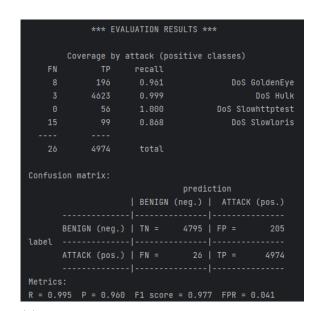
	*** EVA	LUATION RES	ULTS **	*	
	Coverage by	attack (pos	itive c	lasses)	
FN	TP	recall			
1	203	0.995		DoS	GoldenEye
Θ	4626	1.000			DoS Hulk
Θ	56	1.000		Dos slo	owhttptest
Θ	114	1.000		DoS	Slowloris
1	4999	total			
Confus	Confusion matrix:				
		BENIGN (
		-			
label	BENIGN (neg.)				0
	ATTACK (pos.)				
	Metrics: R = 1.000 P = 1.000 F1 score = 1.000 FPR = 0.000				

(b) FFFN Results of Federico's model on Machine #3 with test data

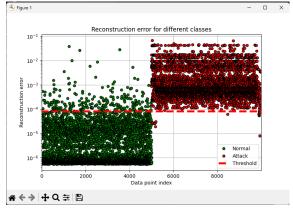
Di seguito sono riportate le evidenze di esecuzione del modello AutoEncoder:

	ALL EVAL	HATTON DECIN	TO the			
	*** EVAI	LUATION RESU	-12 ***			
	Coverage by a	attack (posi	tive classes)			
FN	TP	recall				
10	194	0.951	DoS (SoldenEye		
	4625	1.000		DoS Hulk		
	56	1.000	Dos Slov	vhttptest		
12	102	0.895	Dos s	Slowloris		
23	4977	total				
Confus	ion matrix:					
		prediction				
			eg.) ATTACK			
	BENIGN (neg.)	TN =	4758 FP =	242		
label						
			23 TP =			
Metric	s:					
R = 0.	995 P = 0.954	F1 score =	0.974 FPR = 0	0.048		

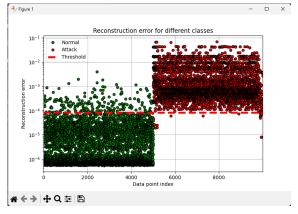
(a) Auto Encoder Results of Federico's model on Machine #3 with validation data



(b) Auto Encoder Results of Federico's model on Machine #3 with test data



(a) Auto Encoder Reconstruction error of Federico's model on Machine #3 with validation data



(b) Auto Encoder Reconstruction error of Federico's model on Machine #3 with test data