



SQLJava

Yellowfin

	100%
%	
1-9	1-91
10	10
N	N
N	N
9-1	9-11
	-/
	2
	2
	2
	2
%	%
%	/%
	2
	2
	e
Null	Null
%	%
%	
%	
%	%

%	%
%	%
%	%
	2
10	10
N	N
N	NN
/N%	N%
	N

	2
	+/- -
	2
	2

	10-1
Deviation	
Linear Regression	
Mean	
Median	
Mode	
Moving Average	22
Moving Total	N
Naïve Forecasting	1tt-1
Polynomial Regression	23
Quartile	4-1
SPC -	• •
SPC -	

Standard Deviation		
Standard Deviation from Mean		
Standard Score		
Digital Regression		
Trend		
Triple Exponential Smoothing		
Variance		
Weighted Moving Average		

	2
--	---

1,000

-R

R

R

YellowfinR

<R_file_name>.RYellowfin<R_file_name>.R.input.csvR<R_file_name>.R.result.csv

Neural NetworksRR

Sample R-Script : neural-net-script.R

```
setwd("C:/R/R-3.2.3/bin/x64")
library(rattle) #
To access the weather dataset and utility commands.
library(magrittr) # For the
%>% and %<>% operators.
building <- TRUE
scoring <- ! building
# A pre-defined value is used
to reset the random seed so that results are repeatable.
crv$seed <- 42
# Load the data.
rPATH <-
Sys.getenv("RSCRIPT_PATH")
rINPUT <- paste0(rPATH, "/neural-net-script.r.input.csv")
rOUTPUT <- paste0(rPATH
, "/neural-net-script.r.result.csv")
dataset <-
read.csv(file=rINPUT, header=FALSE, sep=",")
# Note the user
selections.
# Build the
training/validate/test datasets.
set.seed(crv$seed)
crs$nobs <- nrow(dataset) #
366 observations
crs$sample <- crs$train
<- sample(nrow(dataset), 0.7*crs$nobs) # 256 observations
crs$validate <-
sample(setdiff(seq_len(nrow(dataset)), crs$train), 0.15*crs$nobs) # 54
observations
crs$test <-
setdiff(setdiff(seq_len(nrow(dataset)), crs$train), crs$validate) # 56
observations
# The following variable
selections have been noted.
crs$input <-
c("V1", "V2", "V3", "V4", "V5")
crs$target
<- "V6"
#=====
# Neural Network
#=====
# Build a neural network model
using the nnet package.
library(nnet, quietly=TRUE)
# Build the NNet model.

set.seed(199)
crs$nnet <-
nnet(as.factor(V6) ~ ., data=dataset[crs$sample, c(crs$input, crs$target)], size=10,
skip=TRUE, MaxNWts=10000, trace=FALSE, maxit=100)
#=====
# Score a dataset.
#=====
# Obtain probability scores for
the Neural Net model on weather.csv [validate].
#crs$pr <- predict(crs$nnet,
newdata=dataset[crs$validate, c(crs$input)], type="class")
#crs$pr <- predict(crs$nnet,
newdata=dataset[crs$validate, c(crs$input)], type="class")
crs$pr <- predict(crs$nnet,
newdata=dataset, type="class")
write.table(crs$pr,
file=rOUTPUT, row.names=FALSE, col.names = FALSE)
```

Advanced Metrics

Select Function:
Rserve R

Search

Apply R-Script

Apply R-Script

This function will invoke an R-script (in a separate file) which is pointed to by a parameter. The R-script will return a result value which will be included in the report

Attribute	Setting	User Prompt
R Script File Name	scriptName.r	Name Of The R Script to Invoke
Value For MinTemp	MinTemp	First Parameter
Value For MaxTemp	MaxTemp	Second Parameter
Value For Rainfall	Rainfall	Third Parameter
Value For Evaporation	Evaporation	Fourth Parameter
Rain Today	RainToday	Fifth Parameter
Value For RainTomorrow	RainTomorrow	Sixth Parameter

Step 1: Use "Apply R-Script" to convert to

-

1.

a. /

カラム(列)	Year Σ Sum Invoiced ...
ロウ(行)	

b.

Year ▼	Sum Invoiced Amount ▼
2009	\$17,633,473
2010	\$8,611,470
2011	\$11,012,244
2012	\$81,690,100
2013	\$158,353,519
2014	\$152,912,577
2015	\$28,207,858
2016	\$12,522,605

2.

3.

高度な関数

高度な関数データ変更

保存キャンセル

請求金額 (数値)

12345678901234567890

12345678901234567890

グラフにのみ表示

関数の選択

分析

既定

昇順1位ランク

最上位から10位

最上位からN位

最上位からN位(同順位を含む)

最下位から10位

最上位からN位

選択したフィールドの最上位の数を送ります

属性

設定

ユーザープロンプト

最上位

10

表示数

ステップ1: 最上位からN位を使用し、数値へ変換

- a.
- b.
- c.
- d. /

グラフにのみ表示

4.

-

1. +

高度な関数

+

Year

Sum Invoiced Amount

2.

3.

- a.
- b.
- c.
- d. /

グラフにのみ表示

4.

-

1.

国(顧客)

請求金額 の順位

日本

アメリカ

イタリア

オーストラリア

オーストリア

カナダ

スイス

スペイン

ドイツ

韓国

請求金額 の順位

Σ 集約

並べかえ

書式

高度な関数

合計

フィールドを非表示化

7

6

2.

3.

- a.
- b.
- c.
- d. /

グラフにのみ表示

4.

- 1.
- 2.
- 3.
4. **Java**1,000
- 5.
- 6.