

# Assignment 1 - week 10

Mariana MacDonald

2022-05-22

1 a) For this problem, you will be working with the thoracic surgery data set from the University of California Irvine machine learning repository. This dataset contains information on life expectancy in lung cancer patients after surgery. The underlying thoracic surgery data is in ARFF format. This is a text-based format with information on each of the attributes. You can load this data using a package such as `foreign` or by cutting and pasting the data section into a CSV file.

```
setwd("/Users/marianamacdonald/Documents/DATA SCIENCE/DSC 520/Statistics R/Week 2/dsc520")
toracic <- read.csv ("csv_result-ThoracicSurgery.csv", stringsAsFactors = T)
head(toracic)
```

```
##   id  DGN PRE4 PRE5 PRE6  PRE7  PRE8  PRE9 PRE10 PRE11 PRE14 PRE17 PRE19 PRE25
## 1  1 DGN2 2.88 2.16 PRZ1 FALSE FALSE FALSE  TRUE  TRUE  OC14 FALSE FALSE FALSE
## 2  2 DGN3 3.40 1.88 PRZ0 FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE OC12 FALSE FALSE FALSE
## 3  3 DGN3 2.76 2.08 PRZ1 FALSE FALSE FALSE  TRUE FALSE OC11 FALSE FALSE FALSE
## 4  4 DGN3 3.68 3.04 PRZ0 FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE OC11 FALSE FALSE FALSE
## 5  5 DGN3 2.44 0.96 PRZ2 FALSE  TRUE FALSE  TRUE  TRUE OC11 FALSE FALSE FALSE
## 6  6 DGN3 2.48 1.88 PRZ1 FALSE FALSE FALSE  TRUE FALSE OC11 FALSE FALSE FALSE
##   PRE30 PRE32 AGE Risk1Yr
## 1  TRUE FALSE  60  FALSE
## 2  TRUE FALSE  51  FALSE
## 3  TRUE FALSE  59  FALSE
## 4 FALSE FALSE  54  FALSE
## 5  TRUE FALSE  73   TRUE
## 6 FALSE FALSE  51  FALSE
```

b i) Fit a binary logistic regression model to the data set that predicts whether or not the patient survived for one year (the `Risk1Y` variable) after the surgery. Use the `glm()` function to perform the logistic regression. See Generalized Linear Models for an example. Include a summary using the `summary()` function in your results.

```
options(scipen=999)
survival <- glm(Risk1Yr ~ DGN + PRE4 + PRE5 + PRE6 + PRE7+ PRE8 + PRE9 + PRE10 + PRE11 + PRE14 + PRE17 +
  PRE25 + PRE30 + PRE32 + AGE, data = toracic, family = binomial())
summary(survival)
```

```
##
## Call:
```

```
## glm(formula = Risk1Yr ~ DGN + PRE4 + PRE5 + PRE6 + PRE7 + PRE8 +
##     PRE9 + PRE10 + PRE11 + PRE14 + PRE17 + PRE19 + PRE25 + PRE30 +
##     PRE32 + AGE, family = binomial(), data = toracic)
##
## Deviance Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -1.6084  -0.5439  -0.4199  -0.2762   2.4929
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
## (Intercept)  -16.551698  2399.545235  -0.007  0.99450
## DGNDGN2       14.736276  2399.544775   0.006  0.99510
## DGNDGN3       14.180552  2399.544754   0.006  0.99528
## DGNDGN4       14.608329  2399.544784   0.006  0.99514
## DGNDGN5       16.381321  2399.544816   0.007  0.99455
## DGNDGN6        0.408854  2673.049086   0.000  0.99988
## DGNDGN8       18.032862  2399.545206   0.008  0.99400
## PRE4          -0.227245    0.184911  -1.229  0.21909
## PRE5          -0.030304    0.017858  -1.697  0.08971 .
## PRE6PRZ1      -0.442715    0.519908  -0.852  0.39448
## PRE6PRZ2      -0.293701    0.790690  -0.371  0.71030
## PRE7TRUE       0.715341    0.555560   1.288  0.19788
## PRE8TRUE       0.174337    0.389186   0.448  0.65419
## PRE9TRUE       1.368216    0.486768   2.811  0.00494 **
## PRE10TRUE      0.576958    0.482570   1.196  0.23185
## PRE11TRUE      0.516181    0.396480   1.302  0.19295
## PRE14OC12      0.439364    0.330092   1.331  0.18318
## PRE14OC13      1.179207    0.616546   1.913  0.05580 .
## PRE14OC14      1.652973    0.609362   2.713  0.00668 **
## PRE17TRUE      0.926593    0.444462   2.085  0.03709 *
## PRE19TRUE     -14.655378  1653.541054  -0.009  0.99293
## PRE25TRUE     -0.097894    1.003314  -0.098  0.92227
## PRE30TRUE      1.083997    0.499030   2.172  0.02984 *
## PRE32TRUE     -13.983295  1645.313892  -0.008  0.99322
## AGE           -0.009506    0.018099  -0.525  0.59944
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
##      Null deviance: 395.61  on 469  degrees of freedom
## Residual deviance: 341.19  on 445  degrees of freedom
## AIC: 391.19
##
## Number of Fisher Scoring iterations: 15
```

ii) According to the summary, which variables had the greatest effect on the survival rate?

$\Pr(>|z|) < .05$  (If the coefficient is significantly different than zero, we can assume that the predictors are making a significant contribution to the prediction of the outcome.) z value far from zero (Z value - The further a value is from 0, the stronger its role as a predictor)

The variables with these characteristics are the PRE9T, meaning patient had dyspnoea before surgery, PRE14OC14 (has the largest tumor), PRE17T (Type 2 DM - diabetes mellitus) and PRE30T (smoker).

iii) To compute the accuracy of your model, use the dataset to predict the outcome variable. The percent of correct predictions is the accuracy of your model. What is the accuracy of your model?

```
library(caTools)
```

```
#split the data
```

```
split <- sample.split(toracic, SplitRatio = 0.8)
split
```

```
## [1] TRUE TRUE TRUE FALSE TRUE TRUE FALSE TRUE TRUE TRUE FALSE TRUE
## [13] TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE FALSE
```

```
#train model
```

```
train <- subset(toracic, split == "TRUE")
```

```
test <- subset(toracic, split == "FALSE")
```

```
mymodel <- glm(Risk1Yr ~ DGN + PRE4 + PRE5 + PRE6 + PRE7 + PRE8 + PRE9 + PRE10 + PRE11 + PRE14 + PRE17 +
PRE25 + PRE30 + PRE32 + AGE, data = train, family = binomial())
```

```
## Warning: glm.fit: fitted probabilities numerically 0 or 1 occurred
```

```
summary(mymodel)
```

```
##
```

```
## Call:
```

```
## glm(formula = Risk1Yr ~ DGN + PRE4 + PRE5 + PRE6 + PRE7 + PRE8 +
## PRE9 + PRE10 + PRE11 + PRE14 + PRE17 + PRE19 + PRE25 + PRE30 +
## PRE32 + AGE, family = binomial(), data = train)
##
```

```
## Deviance Residuals:
```

```
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -1.8391  -0.5448  -0.4120  -0.2556   2.5848
##
```

```
## Coefficients:
```

```
##           Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
## (Intercept) -16.234064 2399.545338  -0.007  0.99460
## DGNDGN2      14.610806 2399.544788   0.006  0.99514
## DGNDGN3      14.029759 2399.544762   0.006  0.99533
## DGNDGN4      14.266351 2399.544810   0.006  0.99526
## DGNDGN5      16.100207 2399.544834   0.007  0.99465
## DGNDGN6       0.169162 2669.856240   0.000  0.99995
## DGNDGN8       1.147602 3393.468741   0.000  0.99973
## PRE4        -0.023258   0.407370  -0.057  0.95447
## PRE5        -0.343062   0.489583  -0.701  0.48348
## PRE6PRZ1    -0.576599   0.614375  -0.939  0.34798
## PRE6PRZ2    -0.070610   0.900691  -0.078  0.93751
## PRE7TRUE     0.441639   0.671155   0.658  0.51052
## PRE8TRUE     0.655042   0.425794   1.538  0.12395
## PRE9TRUE     1.429876   0.534390   2.676  0.00746 **
## PRE10TRUE    0.889704   0.583177   1.526  0.12711
```

```
## PRE11TRUE      0.355961    0.434431    0.819  0.41257
## PRE140C12      0.501912    0.385945    1.300  0.19344
## PRE140C13      0.819350    0.743067    1.103  0.27017
## PRE140C14      1.527344    0.681759    2.240  0.02507 *
## PRE17TRUE      0.953981    0.533312    1.789  0.07365 .
## PRE19TRUE     -15.153219  2399.544774  -0.006  0.99496
## PRE25TRUE      0.365070    1.051658    0.347  0.72849
## PRE30TRUE      0.789513    0.525273    1.503  0.13283
## PRE32TRUE     -13.510912  2399.544811  -0.006  0.99551
## AGE            -0.009266    0.020010   -0.463  0.64333
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
##    Null deviance: 309.77  on 365  degrees of freedom
## Residual deviance: 259.09  on 341  degrees of freedom
## AIC: 309.09
##
## Number of Fisher Scoring iterations: 15
```

```
# Run test data through the model built on training data
response <- predict(mymodel, test, type = "response")
response
```

```
##              4              7              11
## 0.021182839880131660 0.194799389295737257 0.172353985294563083
##              18              22              25
## 0.176709917641883818 0.090934671636390935 0.000000049457681511
##              29              36              40
## 0.094410001863267146 0.072024945278702249 0.052248985282240375
##              43              47              54
## 0.093493582239825165 0.079983132307895249 0.118148807254320393
##              58              61              65
## 0.272343768179152623 0.126524494481940558 0.282827781345629081
##              72              76              79
## 0.217660727975147406 0.270144431969165821 0.161745023942694133
##              83              90              94
## 0.139254754840457545 0.000000000410638801 0.023954465030270572
##              97             101             108
## 0.146760466431323483 0.059359874060156567 0.111469786920602457
##             112             115             119
## 0.237180476245097749 0.141282209461545044 0.037610990549257164
##             126             130             133
## 0.119637940173063492 0.065396603926718158 0.000000000054796064
##             137             144             148
## 0.206570895002297167 0.122626684179926920 0.113800584751860112
##             151             155             162
## 0.045208667839789586 0.082116550019368573 0.056771045344564099
##             166             169             173
## 0.537976759073944266 0.148515860138639405 0.711986370295367488
##             180             184             187
## 0.236282607792216048 0.088147456135614990 0.075195305405211341
##             191             198             202
```

```
## 0.000000170479749547 0.051162783631130963 0.061012802775610317
##                205                209                216
## 0.029791172849947617 0.058928948072306260 0.050816822752745815
##                220                223                227
## 0.054812168059122826 0.278537081938954434 0.147794906553435829
##                234                238                241
## 0.131955046897471645 0.104755973404090180 0.030083200439654061
##                245                252                256
## 0.000000019139038083 0.145066716887967767 0.000000000002000687
##                259                263                270
## 0.128744455056058804 0.254333100392605094 0.072918259033965177
##                274                277                281
## 0.325727907981972709 0.120137402006822380 0.099054586709630132
##                288                292                295
## 0.118459882169153416 0.200692363522923078 0.295154554852216588
##                299                306                310
## 0.208868435349565867 0.126741783254736368 0.050519804677579459
##                313                317                324
## 0.162207348705341314 0.051816083844539514 0.572460369074014652
##                328                331                335
## 0.278767183560502230 0.000000000009037402 0.141496311548148873
##                342                346                349
## 0.101672390242009469 0.553385667889598754 0.060173972739126065
##                353                360                364
## 0.0000000000005291775 0.054570217010837425 0.251340108887930402
##                367                371                378
## 0.076531151692649374 0.093845908891135935 0.100487953140751221
##                382                385                389
## 0.034399225543498509 0.071515790219688846 0.190379830555120699
##                396                400                403
## 0.137371754592995637 0.081767275843333459 0.128482960196134005
##                407                414                418
## 0.062836764357710365 0.170712996684857843 0.027662755541299999
##                421                425                432
## 0.240815728925003192 0.099169373833825195 0.110635636147772179
##                436                439                443
## 0.083995479869103495 0.0000000000019840150 0.308545848107425191
##                450                454                457
## 0.141623804609872228 0.165236139200038212 0.160371577284685152
##                461                468
## 0.044479151509754691 0.088029020309662337
```

```
response2 <-predict(mymodel, train, type = "response")
response2
```

```
##                1                2                3
## 0.4996811017391901699192 0.1081801342654683945055 0.0812020116165947519749
##                5                6                8
## 0.3436249350248610778813 0.0445151609885252597110 0.1546017302992391262428
##                9                10               12
## 0.1359920319139477640213 0.0834010525063851176908 0.0253417744570077659028
##                13               14               15
## 0.0949021948046258750908 0.4962649179267107357738 0.0877822110771842439858
##                16               17               19
```

##	0.0623719957486106868494	0.2906914774986768534859	0.1317937990073091425458
##	20	21	23
##	0.0478598340654066214950	0.0639549232775492859648	0.1073032426532569832967
##	24	26	27
##	0.0536180254755972141023	0.0000000001751833684593	0.0578877690274970241324
##	28	30	31
##	0.0755333193865247998211	0.0000000390686928761290	0.3152502642280867739544
##	32	33	34
##	0.0403789948047158092637	0.4485066427089579033094	0.1696992945148575737679
##	35	37	38
##	0.0555522524283826382718	0.1211898543452413212762	0.3256415300248306499142
##	39	41	42
##	0.0436054484041530979188	0.3322806699883794068207	0.1761952468165742524686
##	44	45	46
##	0.6867777606786363842062	0.1523503615087239970727	0.0605409258972191832715
##	48	49	50
##	0.1134877698185974559397	0.1887546003704638764020	0.0250168827002764555811
##	51	52	53
##	0.0545629609534183518393	0.0561429592978122532498	0.7034455626149870299813
##	55	56	57
##	0.0890137473496413755836	0.1357124237001597899521	0.1325387113979814845965
##	59	60	62
##	0.0552970860165542810183	0.0564766032066756629160	0.2276134112544529186639
##	63	64	66
##	0.0361221910586434907797	0.0562128153886834458497	0.0547546447667920724300
##	67	68	69
##	0.0353426627616795843712	0.2523129563674899600301	0.1210012324937056460428
##	70	71	73
##	0.2171283272547158138543	0.0258057425841290571933	0.0438498882954867566508
##	74	75	77
##	0.0119952330166098602993	0.0550165430677532416026	0.1371485580550430571911
##	78	80	81
##	0.0772737415139836264499	0.0509927445821734270925	0.0987851853790315398429
##	82	84	85
##	0.3223592193420699025808	0.0841406011805991282948	0.0684835041925283827258
##	86	87	88
##	0.1036076829215536315720	0.1952852379931629966947	0.2580076025560928965064
##	89	91	92
##	0.7531415653904774965000	0.1877959603825286039047	0.0741460441854198681888
##	93	95	96
##	0.1100488905550147111789	0.2531888705049784027423	0.0500628115040449503392
##	98	99	100
##	0.0000001065615339503833	0.0000000000744104154973	0.4621394109010445450103
##	102	103	104
##	0.3629966364244686105600	0.0928456943217994407069	0.0000000638922039858120
##	105	106	107
##	0.0433847426491808241256	0.0823236976256672137175	0.1323154848849997233806
##	109	110	111
##	0.0202924446162254697168	0.3228848781961802805185	0.0842075463681892233403
##	113	114	116
##	0.0000000000595199396131	0.0391915262248241705323	0.3800674345411132470929
##	117	118	120
##	0.1795997720642366068944	0.2801042476872284137102	0.1754935010358613656223
##	121	122	123

##	0.0560208183714940438636	0.0898810014276678614920	0.5485749919526174966933
##	124	125	127
##	0.0598615053538487304485	0.1206032254363591932345	0.0628774968251101656902
##	128	129	131
##	0.4495030794861354372927	0.5147584608883283285863	0.0602431122451289741138
##	132	134	135
##	0.0967849793168110705821	0.0731650340488891465229	0.0812799857690842397773
##	136	138	139
##	0.0734051126826120170499	0.3547568032768099732799	0.1303077839358026679406
##	140	141	142
##	0.0368752323503176368535	0.1558029234311649746658	0.1381982023481499732842
##	143	145	146
##	0.0080675405499760002859	0.2239588033999422855835	0.0942096968994777933526
##	147	149	150
##	0.0244206083383902254613	0.0897289109081904900922	0.0499474030569831695114
##	152	153	154
##	0.1069079995455909509738	0.0354117870918475713404	0.1071362308802619872639
##	156	157	158
##	0.0803971255393459011129	0.4144849583717077901035	0.0000000638922039856926
##	159	160	161
##	0.3415374789902514418571	0.0933439392344279916802	0.0423117193493947191252
##	163	164	165
##	0.2727916664642259791940	0.0986016580656963320672	0.3956003899143353264023
##	167	168	170
##	0.1757338713115232653461	0.1046972244610666069597	0.4324094872565514280360
##	171	172	174
##	0.1245280362830043507927	0.3156045003149678951360	0.0771724690642158622778
##	175	176	177
##	0.1531018899486824014211	0.4634695657905010257593	0.3640736117545109729043
##	178	179	181
##	0.1178383559599424090791	0.1657529275632275700403	0.1321935095143586258448
##	182	183	185
##	0.0651132029424764946501	0.0705798933048364940390	0.0289194005387253191830
##	186	188	189
##	0.5218112422281164786142	0.1112063616392863496518	0.0955874528112634763710
##	190	192	193
##	0.0676820872718763011378	0.0543505983033123890591	0.0637685601593074580240
##	194	195	196
##	0.0662382177535720262362	0.0476683017505600409303	0.2146201355397000520853
##	197	199	200
##	0.1350088092774702763776	0.0247583850238924894904	0.1423830351041222852526
##	201	203	204
##	0.1305187934924007531201	0.2753204499306045049956	0.0928564308945051541944
##	206	207	208
##	0.1032361501126085184810	0.0463949188435165138511	0.0807370314068266148322
##	210	211	212
##	0.4718223766525718732012	0.0276124815721088302800	0.1065824482760618779897
##	213	214	215
##	0.3129663047369158346278	0.2571496130731753537724	0.0599685953329007551127
##	217	218	219
##	0.2134507013919262619073	0.0663523155957082416689	0.0516997949422697555821
##	221	222	224
##	0.6198499644757690107966	0.0874585057154236983346	0.0593626976263537803336
##	225	226	228

##	0.0875054312232643599634	0.2249677659656773853758	0.1108598113909484844664
##	229	230	231
##	0.0318067679615691503714	0.2644363770908686461780	0.1993106851312857197289
##	232	233	235
##	0.5050731366751994855235	0.0825620059039608306106	0.1163422453844381171395
##	236	237	239
##	0.0744851658099978108929	0.1650098063043771157155	0.2958281838865908230929
##	240	242	243
##	0.1088925272156812534829	0.0729341350126510579166	0.5621230787755289171059
##	244	246	247
##	0.0203704287465389238809	0.0940431736385860944649	0.0512854615208171091267
##	248	249	250
##	0.1511663007731205710105	0.0906121615650817835430	0.1242021376518520348053
##	251	253	254
##	0.0923175541142799704897	0.0927313642226396256385	0.1124673183337196458176
##	255	257	258
##	0.0319282876145688745972	0.0886163943306416956869	0.0584718366466459998909
##	260	261	262
##	0.0846379573950357122492	0.1094318229917170537391	0.1552595914191659820514
##	264	265	266
##	0.0247218154304466933291	0.0821231354246892558679	0.0823740501083200238330
##	267	268	269
##	0.0887022572118496971383	0.2529225168247225541407	0.5884861033334524149652
##	271	272	273
##	0.1750346612344193253374	0.3052833688461779604317	0.0864434318888229191735
##	275	276	278
##	0.1723366332120788435578	0.0960510261422257843877	0.2194353273666237447159
##	279	280	282
##	0.0167099563578389023744	0.0782787367493474883773	0.0256560835334962294985
##	283	284	285
##	0.0722626842192387597308	0.3573247193138456845318	0.0645186031999342712862
##	286	287	289
##	0.0898022883784738989998	0.0874409902580511044778	0.3803350375669526939326
##	290	291	293
##	0.1018410770469302117913	0.1165014260107803262256	0.0000000638922064327352
##	294	296	297
##	0.1217016832513678342709	0.1588792927917920261294	0.1420576294296014285834
##	298	300	301
##	0.3913750059255657887114	0.1008288531761295514499	0.2102694367923435836421
##	302	303	304
##	0.0466953177965998555976	0.1845923866172080318737	0.1844531338179055124371
##	305	307	308
##	0.0465269632708069022509	0.5690394637015464551766	0.1203681931555851264415
##	309	311	312
##	0.0836883662692360780211	0.0257741217013046503004	0.1720451929078151420693
##	314	315	316
##	0.1256389966010312275735	0.1769835050779962615231	0.2873078442493678941183
##	318	319	320
##	0.3367978340598675734974	0.0814419719088182864075	0.0000000000066015483362
##	321	322	323
##	0.1795064966625956326407	0.0619101845616890633650	0.0712541606640700042608
##	325	326	327
##	0.0166795953351084012828	0.0000000000003143193262	0.1326549279931807379107
##	329	330	332



##	0.1544952838988374044238	0.0542245326803123539605	0.0406982366653636587484
##	333	334	336
##	0.0641266590567235866827	0.0357686967505638220288	0.0856437247507046833794
##	337	338	339
##	0.2266098515466346829950	0.1224066227459019162715	0.0407982436960324795772
##	340	341	343
##	0.1299477440608887979234	0.0419838932540893342016	0.1881700638176969919702
##	344	345	347
##	0.0990713995828249593956	0.0872412091474012024728	0.0661723076080406313881
##	348	350	351
##	0.1591905734307433595287	0.0000000000000002220446	0.1970215517445434993959
##	352	354	355
##	0.0938756719996917537996	0.0000000093673954967686	0.0490437952554953759954
##	356	357	358
##	0.0917227824317011913857	0.3585395733244441940357	0.1115940786770420606322
##	359	361	362
##	0.1257377998661834139771	0.1304310872787025343822	0.0797968928263324689398
##	363	365	366
##	0.3801417117661579081478	0.1973970507827074172269	0.1023994030580933772834
##	368	369	370
##	0.8800843036192886881253	0.0000000923940700743483	0.0671061851510422191502
##	372	373	374
##	0.0536690414747593227962	0.0817222650955319179777	0.8156825211547811260715
##	375	376	377
##	0.1154804622111550438390	0.0464436222649676488938	0.0572077136306406164312
##	379	380	381
##	0.0485646898698815290829	0.0892252177092326820285	0.2368245563536399977966
##	383	384	386
##	0.1815063537424588258062	0.0438114546135938282001	0.2603909073398444906644
##	387	388	390
##	0.2322889700148366709520	0.0794129577670552588842	0.3911674775611777565842
##	391	392	393
##	0.1048182148319051765206	0.4010262712965158571343	0.1610314352821631822543
##	394	395	397
##	0.0927348060550070019126	0.1363432866722466552112	0.0644807056262012012748
##	398	399	401
##	0.0790276590567497300155	0.1134525430358900438543	0.0330510089585283675651
##	402	404	405
##	0.0327643545572166988711	0.1936367985142807002230	0.3084069779348105888594
##	406	408	409
##	0.0000000304387242522701	0.1506557817957557554589	0.2625869810741625620665
##	410	411	412
##	0.0594989195016597943733	0.2110721266440099830319	0.1307169231431601630344
##	413	415	416
##	0.0249669248220913096714	0.1894277792807569915645	0.0244340067384607798062
##	417	419	420
##	0.1964608768516011294558	0.1925411146985108179486	0.2811664808979389973409
##	422	423	424
##	0.3717425317856776767478	0.0858944933951947958706	0.0983359284739226957583
##	426	427	428
##	0.1144789994411029299126	0.1745186314593274445883	0.0769836748931573694454
##	429	430	431
##	0.1654607273499296427044	0.4420247253197575609818	0.0754361069709061499156
##	433	434	435

```
## 0.0712886890308386256265 0.1612147552816259876707 0.0770123558161043136883
##                                437                                438                                440
## 0.2847838832267470809967 0.1031137207654727327988 0.1847045036573974063909
##                                441                                442                                444
## 0.1476777682981148809294 0.0453111166628154676816 0.0508316302059078628517
##                                445                                446                                447
## 0.0000000001216204525105 0.0650349822984715580931 0.0000000638922039856722
##                                448                                449                                451
## 0.1790037698424091772154 0.0839755109730250387523 0.0853264217617290821050
##                                452                                453                                455
## 0.1430492787209651506242 0.2103395978162201362949 0.0437051485494072203264
##                                456                                458                                459
## 0.1495193885923434273799 0.0916083685156856286635 0.0313606127704308956794
##                                460                                462                                463
## 0.0686350514381869891700 0.1768683893822041441890 0.1544606385326132147462
##                                464                                465                                466
## 0.4007337513829036246271 0.1867881060402044601787 0.2492599773989686295916
##                                467                                469                                470
## 0.0415744615291247510136 0.1682982991735622879670 0.0620060175064249333166
```

```
#test model
confmatrix <- table(Actual_Value=train$Risk1Yr, Predicted_Value = response2 >0.5)
confmatrix
```

```
##                Predicted_Value
## Actual_Value FALSE TRUE
##          FALSE   305    6
##          TRUE    48    7
```

```
#accuracy
(confmatrix[[1,1]] + confmatrix[[2,2]])/sum(confmatrix)
```

```
## [1] 0.852459
```

2a) Fit a logistic regression model to the binary-classifier-data.csv dataset

```
binary.classifier <- read.csv ("data/binary-classifier-data.csv", header = T, stringsAsFactors = T)
binary_logistic <- glm(label ~ x + y, data = binary.classifier, family = binomial())
summary(binary_logistic)
```

```
##
## Call:
## glm(formula = label ~ x + y, family = binomial(), data = binary.classifier)
##
## Deviance Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -1.3728  -1.1697  -0.9575   1.1646   1.3989
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
## (Intercept)  0.424809   0.117224   3.624   0.00029 ***
```

```
## x          -0.002571  0.001823 -1.411  0.15836
## y          -0.007956  0.001869 -4.257 0.0000207 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
##      Null deviance: 2075.8  on 1497  degrees of freedom
## Residual deviance: 2052.1  on 1495  degrees of freedom
## AIC: 2058.1
##
## Number of Fisher Scoring iterations: 4
```

2b) The dataset (found in binary-classifier-data.csv) contains three variables; label, x, and y. The label variable is either 0 or 1 and is the output we want to predict using the x and y variables.

b i) What is the accuracy of the logistic regression classifier?

```
library(caTools)

#split the data
split <- sample.split(binary.classifier, SplitRatio = 0.8)
split
```

```
## [1] TRUE TRUE FALSE
```

```
# Train model
train <- subset(binary.classifier, split == "TRUE")
test <- subset(binary.classifier, split == "FALSE")
mymodel <- glm(label ~ x + y, data = train, family = binomial())
summary(mymodel)
```

```
##
## Call:
## glm(formula = label ~ x + y, family = binomial(), data = train)
##
## Deviance Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -1.3766  -1.1693  -0.9522   1.1648   1.3896
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
## (Intercept)  0.433172   0.143853   3.011 0.002602 **
## x          -0.002722   0.002231  -1.220 0.222475
## y          -0.008017   0.002286  -3.507 0.000453 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
```

```
## Null deviance: 1384.3 on 998 degrees of freedom
## Residual deviance: 1368.0 on 996 degrees of freedom
## AIC: 1374
##
## Number of Fisher Scoring iterations: 4
```

```
# Run test data through the model built on training data
response <- predict(mymodel, test, type = "response")
response
```

```
##      3      6      9     12     15     18     21     24
## 0.3759251 0.3879318 0.3762594 0.3603081 0.3886800 0.3805846 0.3804240 0.3834556
##      27     30     33     36     39     42     45     48
## 0.3803084 0.3876246 0.3880340 0.3873913 0.3951783 0.3982624 0.3871152 0.3733111
##      51     54     57     60     63     66     69     72
## 0.3917231 0.3970926 0.4977551 0.4906684 0.4959108 0.4893077 0.4879139 0.4965887
##      75     78     81     84     87     90     93     96
## 0.4878604 0.4856685 0.5019209 0.4982379 0.4878841 0.4965857 0.4912688 0.4917554
##      99    102    105    108    111    114    117    120
## 0.4284457 0.4331532 0.4264397 0.4313563 0.4265370 0.4326893 0.4329840 0.4257473
##     123    126    129    132    135    138    141    144
## 0.4283440 0.4340988 0.4295015 0.4302586 0.4284559 0.4292098 0.4292381 0.4337705
##     147    150    153    156    159    162    165    168
## 0.4297339 0.4283865 0.4314454 0.4358641 0.4266400 0.4160415 0.4182399 0.3972755
##     171    174    177    180    183    186    189    192
## 0.4308150 0.4260458 0.4268041 0.4101690 0.4115315 0.4280241 0.4291229 0.4159474
##     195    198    201    204    207    210    213    216
## 0.4228222 0.4751448 0.4804512 0.4792266 0.4793031 0.4782142 0.4777298 0.4834663
##     219    222    225    228    231    234    237    240
## 0.4853233 0.4790865 0.3783786 0.3798934 0.3830102 0.3874447 0.3934881 0.3809320
##     243    246    249    252    255    258    261    264
## 0.3719944 0.3862471 0.3922618 0.3917158 0.3863231 0.3834871 0.5349157 0.5364307
##     267    270    273    276    279    282    285    288
## 0.5400589 0.5286853 0.5315987 0.5382596 0.5403910 0.5405918 0.5344848 0.5457080
##     291    294    297    300    303    306    309    312
## 0.5400325 0.5424251 0.5392793 0.5393410 0.5317313 0.5382559 0.5360390 0.5431748
##     315    318    321    324    327    330    333    336
## 0.4781533 0.4919731 0.4996332 0.4928517 0.4971080 0.5011557 0.5108979 0.4867297
##     339    342    345    348    351    354    357    360
## 0.4842046 0.4990104 0.4898526 0.4995049 0.4856019 0.4994755 0.4971667 0.5044316
##     363    366    369    372    375    378    381    384
## 0.4940656 0.4871143 0.4902709 0.5355827 0.5298816 0.5117149 0.5199200 0.5254202
##     387    390    393    396    399    402    405    408
## 0.5232588 0.5224993 0.5204103 0.5231727 0.5260946 0.5192293 0.5217999 0.5180077
##     411    414    417    420    423    426    429    432
## 0.5285876 0.5323015 0.5385725 0.5213860 0.5344383 0.5334321 0.5316040 0.5315818
##     435    438    441    444    447    450    453    456
## 0.5294228 0.5280224 0.5271502 0.5275803 0.5344200 0.5290268 0.5312093 0.5255699
##     459    462    465    468    471    474    477    480
## 0.5242509 0.5292141 0.5308280 0.5267761 0.5320783 0.5273445 0.5315389 0.6057008
##     483    486    489    492    495    498    501    504
## 0.5979691 0.5977727 0.6041975 0.5993380 0.6105535 0.6045713 0.5992369 0.6075012
##     507    510    513    516    519    522    525    528
## 0.6076527 0.6051625 0.6099629 0.6013357 0.6042198 0.6052432 0.6029044 0.6019054
```

##	531	534	537	540	543	546	549	552
##	0.5984506	0.4028166	0.4047917	0.4052144	0.4165304	0.3978215	0.4106311	0.4018294
##	555	558	561	564	567	570	573	576
##	0.4027067	0.4019438	0.4181489	0.4060528	0.4080786	0.4141198	0.4074091	0.5355953
##	579	582	585	588	591	594	597	600
##	0.5446486	0.5412200	0.5547314	0.5354743	0.5387985	0.5343285	0.5361446	0.5429478
##	603	606	609	612	615	618	621	624
##	0.5317759	0.5553215	0.5480239	0.5337018	0.5542631	0.5497007	0.5457889	0.5400325
##	627	630	633	636	639	642	645	648
##	0.5445657	0.5482593	0.5633116	0.5452805	0.5570026	0.5457063	0.5454597	0.5585453
##	651	654	657	660	663	666	669	672
##	0.5509603	0.5354166	0.5459041	0.5537582	0.5438715	0.5527058	0.5489607	0.5531023
##	675	678	681	684	687	690	693	696
##	0.5478116	0.4861125	0.4852430	0.4978369	0.4992851	0.5096921	0.4952194	0.4964920
##	699	702	705	708	711	714	717	720
##	0.4870347	0.5042360	0.4922333	0.5009105	0.4986902	0.3687837	0.3715987	0.3643062
##	723	726	729	732	735	738	741	744
##	0.3703486	0.3638725	0.3648493	0.3664918	0.3718830	0.3714932	0.3670074	0.3710377
##	747	750	753	756	759	762	765	768
##	0.3700206	0.3640017	0.3689409	0.3668169	0.3657023	0.3653252	0.3665334	0.4514893
##	771	774	777	780	783	786	789	792
##	0.4578861	0.4494197	0.4552486	0.4437979	0.4468167	0.4451481	0.4596802	0.4650495
##	795	798	801	804	807	810	813	816
##	0.4502552	0.4254813	0.4653714	0.4488427	0.4506995	0.4492895	0.4550560	0.4713169
##	819	822	825	828	831	834	837	840
##	0.5128502	0.5141292	0.5011095	0.5133919	0.5133898	0.5230780	0.5038577	0.5170379
##	843	846	849	852	855	858	861	864
##	0.5165827	0.5171037	0.5214666	0.5074467	0.5118569	0.5071729	0.5115061	0.5140853
##	867	870	873	876	879	882	885	888
##	0.5196487	0.5209220	0.5134258	0.5154210	0.5093215	0.5163681	0.5117633	0.5182168
##	891	894	897	900	903	906	909	912
##	0.5138531	0.5151923	0.5090732	0.5091237	0.5080872	0.5160435	0.5061435	0.5159471
##	915	918	921	924	927	930	933	936
##	0.5092250	0.5125494	0.5133489	0.5112921	0.5037944	0.5151996	0.5106681	0.4374903
##	939	942	945	948	951	954	957	960
##	0.4351825	0.4330298	0.4318589	0.4386431	0.4392569	0.4277619	0.4286376	0.4326274
##	963	966	969	972	975	978	981	984
##	0.4370458	0.4339982	0.4394720	0.4269409	0.4354623	0.4315448	0.4321496	0.4339641
##	987	990	993	996	999	1002	1005	1008
##	0.5203639	0.5159063	0.5102036	0.5217693	0.5125206	0.5093020	0.5126438	0.4944151
##	1011	1014	1017	1020	1023	1026	1029	1032
##	0.5141504	0.5118590	0.5179853	0.5133432	0.5135419	0.5088448	0.5032827	0.5082036
##	1035	1038	1041	1044	1047	1050	1053	1056
##	0.5032526	0.5215891	0.4419355	0.4426796	0.4443811	0.4371138	0.4440033	0.4443615
##	1059	1062	1065	1068	1071	1074	1077	1080
##	0.4476324	0.4467899	0.4508856	0.4430781	0.4373560	0.4440747	0.4469026	0.4420452
##	1083	1086	1089	1092	1095	1098	1101	1104
##	0.4450921	0.4439696	0.4445176	0.4458106	0.4413506	0.5042614	0.4963236	0.5116653
##	1107	1110	1113	1116	1119	1122	1125	1128
##	0.5046774	0.5101099	0.5088977	0.5027445	0.4997788	0.5115624	0.5205886	0.5081123
##	1131	1134	1137	1140	1143	1146	1149	1152
##	0.5135690	0.5174515	0.5791643	0.5728691	0.5773887	0.5671223	0.5769216	0.5743320
##	1155	1158	1161	1164	1167	1170	1173	1176
##	0.5756164	0.5784841	0.5659537	0.5753591	0.5496630	0.5659962	0.5581080	0.5683611

##	1179	1182	1185	1188	1191	1194	1197	1200
##	0.5582918	0.5578369	0.5588501	0.5504417	0.5569355	0.5599636	0.5649937	0.5679498
##	1203	1206	1209	1212	1215	1218	1221	1224
##	0.5560452	0.5601817	0.5549813	0.5495683	0.5556924	0.5547073	0.5564430	0.5491286
##	1227	1230	1233	1236	1239	1242	1245	1248
##	0.5427869	0.5529032	0.5521361	0.5505112	0.5469317	0.5427017	0.5424738	0.5491103
##	1251	1254	1257	1260	1263	1266	1269	1272
##	0.5454126	0.5398426	0.5452583	0.5471607	0.5497248	0.5449119	0.5520002	0.4203500
##	1275	1278	1281	1284	1287	1290	1293	1296
##	0.4446212	0.4392157	0.4497405	0.4349831	0.4247330	0.4502631	0.4404951	0.4409248
##	1299	1302	1305	1308	1311	1314	1317	1320
##	0.4330532	0.4449276	0.4407028	0.4380912	0.4333370	0.4359702	0.4384942	0.4405152
##	1323	1326	1329	1332	1335	1338	1341	1344
##	0.4245140	0.4548126	0.4494832	0.4409753	0.4656618	0.4382152	0.4349335	0.5014863
##	1347	1350	1353	1356	1359	1362	1365	1368
##	0.5019877	0.5045514	0.5063485	0.5015471	0.5051492	0.5055828	0.5026488	0.5035456
##	1371	1374	1377	1380	1383	1386	1389	1392
##	0.5037541	0.5055748	0.5012976	0.5023062	0.4996660	0.5021183	0.5058626	0.5015256
##	1395	1398	1401	1404	1407	1410	1413	1416
##	0.5067994	0.5086767	0.5783591	0.5912792	0.5934422	0.6017101	0.5852427	0.5872956
##	1419	1422	1425	1428	1431	1434	1437	1440
##	0.5801924	0.5786552	0.5842055	0.5905802	0.5790214	0.5749042	0.5989092	0.5861005
##	1443	1446	1449	1452	1455	1458	1461	1464
##	0.5900009	0.5929962	0.5652120	0.5790135	0.3824292	0.3941124	0.3867306	0.3916119
##	1467	1470	1473	1476	1479	1482	1485	1488
##	0.3751615	0.3897993	0.4042961	0.3948631	0.4071013	0.4094830	0.4058178	0.3967480
##	1491	1494	1497					
##	0.4025877	0.3872978	0.3795534					

```
response2 <-predict(mymodel, train, type = "response")
response2
```

##	1	2	4	5	7	8	10	11
##	0.3949328	0.3832330	0.4018326	0.3935051	0.3824208	0.3615231	0.3798253	0.3926425
##	13	14	16	17	19	20	22	23
##	0.3955751	0.3824947	0.3830227	0.3987687	0.3736955	0.3829191	0.3763881	0.3906611
##	25	26	28	29	31	32	34	35
##	0.3755182	0.3924209	0.3844012	0.4032784	0.3978168	0.4024929	0.3965417	0.3978991
##	37	38	40	41	43	44	46	47
##	0.3930543	0.3698149	0.3933227	0.3772952	0.3803579	0.3937219	0.3674057	0.3681025
##	49	50	52	53	55	56	58	59
##	0.3813040	0.3846164	0.3925642	0.3748174	0.3813768	0.4949918	0.4950731	0.4878334
##	61	62	64	65	67	68	70	71
##	0.4991118	0.4904990	0.4857256	0.4826751	0.4945614	0.5073438	0.4892140	0.5040088
##	73	74	76	77	79	80	82	83
##	0.4824818	0.4808545	0.4925839	0.4938167	0.5044622	0.5006716	0.4870091	0.4992546
##	85	86	88	89	91	92	94	95
##	0.5018080	0.4857640	0.5043364	0.4956992	0.5138259	0.5018618	0.5010675	0.4860828
##	97	98	100	101	103	104	106	107
##	0.4792706	0.4794022	0.4306624	0.4312333	0.4311090	0.4297186	0.4281018	0.4328789
##	109	110	112	113	115	116	118	119
##	0.4263720	0.4271265	0.4302060	0.4303334	0.4277350	0.4307463	0.4362848	0.4323965
##	121	122	124	125	127	128	130	131
##	0.4289680	0.4283531	0.4281750	0.4300878	0.4331159	0.4301545	0.4289397	0.4312374

##	133	134	136	137	139	140	142	143
##	0.4275757	0.4248151	0.4298208	0.4302374	0.4263916	0.4308474	0.4317580	0.4282251
##	145	146	148	149	151	152	154	155
##	0.4314541	0.4274327	0.4283752	0.4273823	0.4313305	0.4297906	0.4276060	0.4288535
##	157	158	160	161	163	164	166	167
##	0.4316947	0.4326818	0.4304161	0.4149385	0.4182115	0.4171020	0.4175687	0.4250522
##	169	170	172	173	175	176	178	179
##	0.4207029	0.4159082	0.4200245	0.4208191	0.4200157	0.4147780	0.4193453	0.4240922
##	181	182	184	185	187	188	190	191
##	0.4014033	0.4140716	0.4266556	0.4224250	0.4166161	0.4184957	0.4037141	0.4166027
##	193	194	196	197	199	200	202	203
##	0.4131086	0.4021190	0.4087543	0.4788734	0.4819210	0.4763922	0.4789059	0.4810053
##	205	206	208	209	211	212	214	215
##	0.4831429	0.4865369	0.4829758	0.4850963	0.4709206	0.4847117	0.4759906	0.4765690
##	217	218	220	221	223	224	226	227
##	0.4792958	0.4821704	0.4776441	0.4755997	0.3806483	0.3850293	0.3825810	0.3920251
##	229	230	232	233	235	236	238	239
##	0.3890732	0.3818402	0.3851281	0.3806852	0.3740374	0.3875991	0.3916037	0.3810097
##	241	242	244	245	247	248	250	251
##	0.3921902	0.3842503	0.3929662	0.3867183	0.3789030	0.3877849	0.3887562	0.3839991
##	253	254	256	257	259	260	262	263
##	0.3987371	0.3794339	0.3904267	0.3956572	0.3818044	0.5319668	0.5327923	0.5403521
##	265	266	268	269	271	272	274	275
##	0.5385980	0.5409463	0.5392145	0.5332963	0.5379006	0.5422480	0.5355240	0.5342959
##	277	278	280	281	283	284	286	287
##	0.5416710	0.5335092	0.5371781	0.5396025	0.5370016	0.5381011	0.5356304	0.5398251
##	289	290	292	293	295	296	298	299
##	0.5404480	0.5364096	0.5382948	0.5354666	0.5471507	0.5424300	0.5410705	0.5326922
##	301	302	304	305	307	308	310	311
##	0.5410180	0.5265307	0.5302750	0.5344218	0.5376454	0.5470972	0.5367035	0.5363007
##	313	314	316	317	319	320	322	323
##	0.5420604	0.4969258	0.4943127	0.4794708	0.4927974	0.5050164	0.4940169	0.5000256
##	325	326	328	329	331	332	334	335
##	0.4893073	0.4942973	0.4873740	0.4852105	0.4981101	0.4968300	0.4907778	0.4998607
##	337	338	340	341	343	344	346	347
##	0.4969522	0.4883828	0.4966645	0.4994082	0.4961866	0.4974362	0.4910979	0.4966651
##	349	350	352	353	355	356	358	359
##	0.5007094	0.4968455	0.4964591	0.4953198	0.4969323	0.4986575	0.5055167	0.4906961
##	361	362	364	365	367	368	370	371
##	0.5022274	0.4771473	0.4931284	0.4977115	0.4983962	0.5027514	0.5296925	0.5252339
##	373	374	376	377	379	380	382	383
##	0.5277365	0.5247817	0.5135726	0.5249212	0.5325974	0.5199710	0.5378812	0.5363968
##	385	386	388	389	391	392	394	395
##	0.5276444	0.5395193	0.5310091	0.5223436	0.5236136	0.5275703	0.5319652	0.5195585
##	397	398	400	401	403	404	406	407
##	0.5347863	0.5302406	0.5228004	0.5257719	0.5308432	0.5268886	0.5358409	0.5223876
##	409	410	412	413	415	416	418	419
##	0.5245824	0.5293207	0.5317191	0.5278771	0.5341854	0.5204852	0.5276703	0.5336842
##	421	422	424	425	427	428	430	431
##	0.5250074	0.5180801	0.5180969	0.5244479	0.5138827	0.5280444	0.5306808	0.5365321
##	433	434	436	437	439	440	442	443
##	0.5270490	0.5319319	0.5362349	0.5357930	0.5388290	0.5235062	0.5308380	0.5297318
##	445	446	448	449	451	452	454	455
##	0.5330397	0.5332180	0.5277620	0.5279925	0.5285936	0.5357751	0.5252268	0.5314995

##	457	458	460	461	463	464	466	467
##	0.5316317	0.5312576	0.5335044	0.5331309	0.5295053	0.5285193	0.5315386	0.5276176
##	469	470	472	473	475	476	478	479
##	0.5344658	0.5246220	0.5349569	0.5265455	0.5258179	0.5342286	0.5315178	0.6072759
##	481	482	484	485	487	488	490	491
##	0.6026642	0.5999448	0.5994928	0.6080223	0.6053104	0.6063108	0.6044811	0.6010319
##	493	494	496	497	499	500	502	503
##	0.6103073	0.6039885	0.6030042	0.6036478	0.6091551	0.6096832	0.6041591	0.5996555
##	505	506	508	509	511	512	514	515
##	0.6060302	0.6027333	0.6072939	0.6040969	0.6080608	0.5971243	0.6106046	0.6016425
##	517	518	520	521	523	524	526	527
##	0.5993246	0.6036343	0.6107303	0.6106172	0.6045696	0.6050802	0.6065609	0.6062683
##	529	530	532	533	535	536	538	539
##	0.6123040	0.5994852	0.4152261	0.3954202	0.4015101	0.4051506	0.3909471	0.4176015
##	541	542	544	545	547	548	550	551
##	0.4050095	0.4163364	0.4133860	0.4099931	0.4034438	0.4101781	0.3883882	0.4035587
##	553	554	556	557	559	560	562	563
##	0.4027314	0.4193349	0.3947869	0.4062397	0.4293802	0.3900437	0.3991666	0.4128975
##	565	566	568	569	571	572	574	575
##	0.4092111	0.4121411	0.3907438	0.3995865	0.4064727	0.3942348	0.4075609	0.4029933
##	577	578	580	581	583	584	586	587
##	0.5410285	0.5527611	0.5356886	0.5367612	0.5484544	0.5404568	0.5578983	0.5392661
##	589	590	592	593	595	596	598	599
##	0.5335523	0.5515436	0.5324080	0.5305818	0.5507711	0.5456672	0.5453444	0.5405202
##	601	602	604	605	607	608	610	611
##	0.5547043	0.5447046	0.5518690	0.5478225	0.5422418	0.5550277	0.5404160	0.5403255
##	613	614	616	617	619	620	622	623
##	0.5438254	0.5290376	0.5497623	0.5233637	0.5579525	0.5487118	0.5388251	0.5565421
##	625	626	628	629	631	632	634	635
##	0.5433299	0.5355251	0.5476348	0.5662053	0.5526978	0.5514506	0.5440042	0.5624445
##	637	638	640	641	643	644	646	647
##	0.5595490	0.5566558	0.5510851	0.5527451	0.5472593	0.5480603	0.5465096	0.5386237
##	649	650	652	653	655	656	658	659
##	0.5380825	0.5490269	0.5316384	0.5435529	0.5433151	0.5511725	0.5503968	0.5490364
##	661	662	664	665	667	668	670	671
##	0.5496869	0.5585909	0.5486590	0.5407357	0.5649786	0.5378179	0.5431100	0.5434361
##	673	674	676	677	679	680	682	683
##	0.5414101	0.5381472	0.5603044	0.5444815	0.4907423	0.4761042	0.4743342	0.4751860
##	685	686	688	689	691	692	694	695
##	0.4762412	0.4700476	0.4877951	0.4926129	0.4937898	0.4979467	0.4856305	0.4822361
##	697	698	700	701	703	704	706	707
##	0.5089530	0.4895749	0.4562138	0.4811994	0.4766171	0.4906199	0.4878345	0.4704007
##	709	710	712	713	715	716	718	719
##	0.4943302	0.4803869	0.5015713	0.4902576	0.3628298	0.3641769	0.3696246	0.3665605
##	721	722	724	725	727	728	730	731
##	0.3644836	0.3635132	0.3669579	0.3652323	0.3622194	0.3662492	0.3616362	0.3613582
##	733	734	736	737	739	740	742	743
##	0.3599477	0.3603457	0.3649218	0.3666498	0.3684200	0.3672937	0.3692280	0.3693155
##	745	746	748	749	751	752	754	755
##	0.3701458	0.3684680	0.3694649	0.3616724	0.3718737	0.3716970	0.3654689	0.3729871
##	757	758	760	761	763	764	766	767
##	0.3641434	0.3692329	0.3651059	0.3650896	0.3708180	0.3686554	0.3666239	0.3622690
##	769	770	772	773	775	776	778	779
##	0.4546885	0.4652957	0.4398152	0.4554534	0.4549964	0.4676303	0.4464818	0.4692728



##	781	782	784	785	787	788	790	791
##	0.4469854	0.4569798	0.4582514	0.4679556	0.4601907	0.4529448	0.4616410	0.4479182
##	793	794	796	797	799	800	802	803
##	0.4697006	0.4561118	0.4623683	0.4536968	0.4568262	0.4513814	0.4267167	0.4452940
##	805	806	808	809	811	812	814	815
##	0.4522665	0.4441322	0.4521284	0.4556245	0.4548303	0.4639234	0.4645147	0.4521669
##	817	818	820	821	823	824	826	827
##	0.4502507	0.4357222	0.5217346	0.5039961	0.5067370	0.5090408	0.5210514	0.5168629
##	829	830	832	833	835	836	838	839
##	0.5119685	0.5148143	0.5146597	0.5247341	0.5094220	0.5149665	0.5127439	0.5237595
##	841	842	844	845	847	848	850	851
##	0.5158960	0.5087074	0.5157084	0.5202350	0.5106190	0.5160245	0.5108001	0.5141053
##	853	854	856	857	859	860	862	863
##	0.5089327	0.5128709	0.5074872	0.5034129	0.5199122	0.5196080	0.5150296	0.5199255
##	865	866	868	869	871	872	874	875
##	0.5077032	0.4975373	0.4996686	0.5076212	0.5137938	0.5143264	0.5139692	0.5203029
##	877	878	880	881	883	884	886	887
##	0.5038184	0.5130050	0.5098425	0.5121063	0.5047283	0.5100108	0.5114620	0.5122934
##	889	890	892	893	895	896	898	899
##	0.5153931	0.5113478	0.5118308	0.5116789	0.5107693	0.5059449	0.5062725	0.5085166
##	901	902	904	905	907	908	910	911
##	0.5176895	0.5114340	0.5154758	0.5162015	0.5015526	0.5111652	0.5111937	0.5107995
##	913	914	916	917	919	920	922	923
##	0.5093129	0.5156234	0.5173468	0.5148646	0.5131882	0.5171719	0.5039791	0.5139932
##	925	926	928	929	931	932	934	935
##	0.5149582	0.5141331	0.5131055	0.5146487	0.5177787	0.5075919	0.5103415	0.4333998
##	937	938	940	941	943	944	946	947
##	0.4353909	0.4267121	0.4320977	0.4390873	0.4311614	0.4388533	0.4389035	0.4305105
##	949	950	952	953	955	956	958	959
##	0.4327879	0.4330372	0.4352702	0.4366845	0.4319761	0.4315462	0.4304543	0.4285112
##	961	962	964	965	967	968	970	971
##	0.4312619	0.4393649	0.4377672	0.4314644	0.4323807	0.4326218	0.4330045	0.4348196
##	973	974	976	977	979	980	982	983
##	0.4390415	0.4338440	0.4339745	0.4345294	0.4277710	0.4371863	0.4358073	0.4302549
##	985	986	988	989	991	992	994	995
##	0.4354139	0.4361539	0.4998100	0.4959027	0.5009834	0.5018161	0.5309673	0.5103205
##	997	998	1000	1001	1003	1004	1006	1007
##	0.5183814	0.5140444	0.5154477	0.5163942	0.5209990	0.5264277	0.5125030	0.5240961
##	1009	1010	1012	1013	1015	1016	1018	1019
##	0.5122592	0.5146268	0.5148832	0.5228784	0.5170461	0.5310419	0.5143986	0.5324625
##	1021	1022	1024	1025	1027	1028	1030	1031
##	0.5066424	0.5153571	0.5074272	0.5114604	0.5099107	0.5191302	0.5089211	0.5061136
##	1033	1034	1036	1037	1039	1040	1042	1043
##	0.5076745	0.5068399	0.5082718	0.5128072	0.5194413	0.4429219	0.4499757	0.4424198
##	1045	1046	1048	1049	1051	1052	1054	1055
##	0.4429606	0.4452453	0.4428343	0.4464130	0.4447639	0.4433096	0.4426754	0.4453636
##	1057	1058	1060	1061	1063	1064	1066	1067
##	0.4456154	0.4446494	0.4484314	0.4466869	0.4441032	0.4429487	0.4480041	0.4472577
##	1069	1070	1072	1073	1075	1076	1078	1079
##	0.4413263	0.4373058	0.4486250	0.4516246	0.4448917	0.4443751	0.4439898	0.4445077
##	1081	1082	1084	1085	1087	1088	1090	1091
##	0.4372686	0.4466831	0.4436563	0.4474252	0.4470183	0.4458126	0.4455506	0.4438130
##	1093	1094	1096	1097	1099	1100	1102	1103
##	0.4445773	0.4386419	0.5179461	0.5059542	0.5092757	0.5118467	0.5047784	0.5087603

##	1105	1106	1108	1109	1111	1112	1114	1115
##	0.5151179	0.5084437	0.5035050	0.5193482	0.5006387	0.5064728	0.5021171	0.5132096
##	1117	1118	1120	1121	1123	1124	1126	1127
##	0.5052209	0.5127490	0.5133953	0.5124815	0.5145986	0.5208898	0.5076679	0.5009201
##	1129	1130	1132	1133	1135	1136	1138	1139
##	0.5142738	0.4993592	0.5060822	0.5084461	0.5106395	0.4911079	0.5754390	0.5677510
##	1141	1142	1144	1145	1147	1148	1150	1151
##	0.5798536	0.5739149	0.5744391	0.5866808	0.5701058	0.5728151	0.5689041	0.5761935
##	1153	1154	1156	1157	1159	1160	1162	1163
##	0.5783238	0.5803431	0.5765233	0.5816743	0.5692104	0.5725657	0.5653827	0.5726892
##	1165	1166	1168	1169	1171	1172	1174	1175
##	0.5621726	0.5601971	0.5621774	0.5561585	0.5614104	0.5577799	0.5567065	0.5462302
##	1177	1178	1180	1181	1183	1184	1186	1187
##	0.5613783	0.5569921	0.5582051	0.5602145	0.5560752	0.5547277	0.5511946	0.5624648
##	1189	1190	1192	1193	1195	1196	1198	1199
##	0.5594457	0.5621548	0.5612391	0.5550416	0.5565302	0.5593322	0.5603595	0.5619614
##	1201	1202	1204	1205	1207	1208	1210	1211
##	0.5579692	0.5518650	0.5628222	0.5649971	0.5591808	0.5562027	0.5603696	0.5654805
##	1213	1214	1216	1217	1219	1220	1222	1223
##	0.5573902	0.5561816	0.5579310	0.5551158	0.5524055	0.5542636	0.5482236	0.5428485
##	1225	1226	1228	1229	1231	1232	1234	1235
##	0.5447559	0.5495686	0.5505104	0.5407303	0.5382094	0.5436329	0.5557471	0.5491630
##	1237	1238	1240	1241	1243	1244	1246	1247
##	0.5469473	0.5415317	0.5427394	0.5486647	0.5471735	0.5435044	0.5484550	0.5515805
##	1249	1250	1252	1253	1255	1256	1258	1259
##	0.5429166	0.5464184	0.5432147	0.5445609	0.5432647	0.5444191	0.5462738	0.5441565
##	1261	1262	1264	1265	1267	1268	1270	1271
##	0.5402442	0.5425580	0.5475035	0.5454049	0.5468655	0.5417210	0.5510668	0.4480712
##	1273	1274	1276	1277	1279	1280	1282	1283
##	0.4482484	0.4459964	0.4435336	0.4697291	0.4310182	0.4325644	0.4355506	0.4444976
##	1285	1286	1288	1289	1291	1292	1294	1295
##	0.4430051	0.4480540	0.4387459	0.4354790	0.4326854	0.4378849	0.4486365	0.4287953
##	1297	1298	1300	1301	1303	1304	1306	1307
##	0.4276436	0.4328285	0.4417511	0.4489659	0.4362964	0.4422617	0.4402943	0.4416799
##	1309	1310	1312	1313	1315	1316	1318	1319
##	0.4182044	0.4249908	0.4261264	0.4383330	0.4381479	0.4378230	0.4406006	0.4514202
##	1321	1322	1324	1325	1327	1328	1330	1331
##	0.4285671	0.4425403	0.4397230	0.4515422	0.4402628	0.4529991	0.4340709	0.4413170
##	1333	1334	1336	1337	1339	1340	1342	1343
##	0.4495630	0.4400173	0.4276102	0.4534550	0.4417310	0.4361071	0.4494855	0.4404064
##	1345	1346	1348	1349	1351	1352	1354	1355
##	0.5037455	0.5026981	0.5085995	0.5038342	0.5093691	0.5030794	0.5042827	0.5003541
##	1357	1358	1360	1361	1363	1364	1366	1367
##	0.5054184	0.5007126	0.5057107	0.5053082	0.5032805	0.5054930	0.5050023	0.5028788
##	1369	1370	1372	1373	1375	1376	1378	1379
##	0.5039154	0.5039684	0.5006090	0.5040987	0.5031547	0.5029798	0.5018747	0.5022841
##	1381	1382	1384	1385	1387	1388	1390	1391
##	0.5020379	0.5048316	0.5012356	0.5051355	0.5015163	0.5024902	0.5046298	0.5038093
##	1393	1394	1396	1397	1399	1400	1402	1403
##	0.5029982	0.5042727	0.5051130	0.5037728	0.5046420	0.5030963	0.5763028	0.5905836
##	1405	1406	1408	1409	1411	1412	1414	1415
##	0.5736016	0.5740311	0.5900228	0.5871261	0.5992975	0.5924027	0.5867880	0.5787261
##	1417	1418	1420	1421	1423	1424	1426	1427
##	0.5814241	0.5783371	0.5866233	0.5728154	0.5846124	0.5843695	0.5902801	0.5751061

```
##      1429      1430      1432      1433      1435      1436      1438      1439
## 0.5868424 0.5910233 0.5740046 0.5820994 0.5805401 0.5897680 0.5860112 0.5629936
##      1441      1442      1444      1445      1447      1448      1450      1451
## 0.5802180 0.5987659 0.6005250 0.5791002 0.5657081 0.5763057 0.5764411 0.5867984
##      1453      1454      1456      1457      1459      1460      1462      1463
## 0.5970519 0.5828039 0.3997577 0.3859761 0.3923261 0.3845583 0.3858842 0.3883769
##      1465      1466      1468      1469      1471      1472      1474      1475
## 0.3944726 0.3946570 0.3876691 0.3817313 0.3871660 0.3982043 0.3943644 0.3891366
##      1477      1478      1480      1481      1483      1484      1486      1487
## 0.3888308 0.3887814 0.4037041 0.3947595 0.3958230 0.3951222 0.3965666 0.3982640
##      1489      1490      1492      1493      1495      1496      1498
## 0.3933644 0.3807770 0.3914034 0.3906646 0.3828273 0.4015155 0.3954412
```

```
#Test model
```

```
confmatrix <- table(Actual_Value=train$label, Predicted_Value = response2 >0.5)
confmatrix
```

```
##          Predicted_Value
## Actual_Value FALSE TRUE
##          0    283   229
##          1    190   297
```

```
#Accuracy
```

```
(confmatrix[[1,1]] + confmatrix[[2,2]])/sum(confmatrix)
```

```
## [1] 0.5805806
```