

# 重回帰分析における変数選択について

## On the Selection Problem of Variables in Multiple Regression Analysis

慶応義塾大学理工学部

竹内寿一郎

### 1. はじめに

ずっと以前情報処理講座の授業で、「段階的重回帰分析」というテーマで APL 言語で書いたプログラムを紹介していたことがあった。その後理工学部の応用統計学第 2 を担当するようになって、J 言語でそれを書き直した。J で関数化したアルゴリズムは正確には「変数増加法」、もしくは「変数増減法」の特殊な場合といわれる手法で、いずれもスタート時に含まれる変数の数はゼロで、それから逐次変数を取り入れ、次に取捨選択を繰り返すという手法に限定されていた。

従属変数 (基準変数、または被説明変数ともいう) を最も良く説明する最適変数の組合せは、説明変数間に相関がある場合、多くのケースでは全ての変数の組合せを調べなければ知ることが出来ない。変数選択型回帰分析法を利用すると、ときには局所最適変数の組合せに到達してアルゴリズムが終了してしまうことがある。特に「変数増加法」、「変数減少法」では一本道で局所最適組合せに到達する可能性が高い。それを防ぐため変数の取捨選択はその時々最適組合せを辿るのではなく、時にはランダムに強制的にある変数を取り入れる試みも為されている。これは一種の遺伝的アルゴリズムということが出来る。

以上のことを踏まえると、一般に「変数増減法」、「変数減増法」と呼ばれる、任意の変数組合せから出発する方法は、遺伝的アルゴリズムに似て変数の組合せをランダムに選ぶことにより、いくつかの局所最適組合せに到達させて、その中から最も良い組合せを選ぶ方法である。

ここではこれまでの変数選択型回帰分析アルゴリズムを一般化し、任意の変数組合せから出発する逐次型の「変数選択回帰分析」に拡張したのでそれについて述べることにする。

### 2. 小行列で表された行列の逆行列

まず、逐次型変数選択型回帰分析で用いられる重要な関係式を見ておこう。

いま、従属変数  $y$  の観測値ベクトルを  $\mathbf{y}(n \times 1)$ 、 $p$  個の説明変数  $(x_1, x_2, \dots, x_p)$  の観測値行列を  $\mathbf{X}_p(n \times p)$  とし、簡単のためにこれらは平均を引いた変数として定義することにする。

$$\mathbf{X}_p = \begin{pmatrix} x_{11} - \bar{x}_1 & x_{21} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{p1} - \bar{x}_p \\ x_{12} - \bar{x}_1 & x_{22} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{p2} - \bar{x}_p \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{1n} - \bar{x}_1 & x_{2n} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{pn} - \bar{x}_p \end{pmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 - \bar{y} \\ y_2 - \bar{y} \\ \vdots \\ y_n - \bar{y} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{X}_{p+1} = \begin{pmatrix} x_{11} - \bar{x}_1 & x_{21} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{p+1,1} - \bar{x}_{p+1} \\ x_{12} - \bar{x}_1 & x_{22} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{p+1,2} - \bar{x}_{p+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{1n} - \bar{x}_1 & x_{2n} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{p+1,n} - \bar{x}_{p+1} \end{pmatrix}, \quad S_{yy} = \mathbf{y}'\mathbf{y} = \sum_{\alpha=1}^n (y_{\alpha} - \bar{y})^2$$

$$\mathbf{X}'_p \mathbf{X}_p = (S_{ij}) = \mathbf{S}_{pp}, \quad \mathbf{X}'_{p+1} \mathbf{X}_{p+1} = \mathbf{S}_{p+1,p+1} = \begin{pmatrix} \mathbf{S}_{pp} & \mathbf{s}_p \\ \mathbf{s}'_p & S_{p+1,p+1} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{u}_p = \mathbf{X}'_p \mathbf{y}, \quad \mathbf{u}_{p+1} = \begin{pmatrix} \mathbf{u}_p \\ S_{p+1,y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{X}'_p \mathbf{y} \\ S_{p+1,y} \end{pmatrix}$$

ここで、

$$\bar{x}_i = \frac{1}{n} \sum_{\alpha=1}^n x_{i\alpha}, \quad \bar{x}_j = \frac{1}{n} \sum_{\alpha=1}^n x_{j\alpha} \quad i, j = 1, 2, \dots, p+1 \quad \bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{\alpha=1}^n y_{\alpha}$$

$$S_{ij} = \sum_{\alpha=1}^n (x_{i\alpha} - \bar{x}_i)(x_{j\alpha} - \bar{x}_j) \quad S_{iy} = \sum_{\alpha=1}^n (x_{i\alpha} - \bar{x}_i)(y_{\alpha} - \bar{y})$$

太字の大文字は行列、太字の小文字はベクトル、その転置は'で表す。従って太字でない記号は大文字でも小文字でもスカラ、また、下付き添え字は重要な要素数を表し、スカラでは要素名とする。上付き添え字は逆行列の小行列、ベクトル、スカラを表す。なお、上もしくは下に\*印が付けられた変数は、逐次過程で新たに計算し直した結果得る変数を表す。そこで、これらの記号を使って変数選択の過程を追ってみる。

まず、変数を落とす場合。p番目の変数を落とすとしても一般性を失わないのでその場合について述べる。さて、 $\mathbf{S}_{pp}$ の逆行列はすでに計算されていて、

$$\mathbf{S}_{pp}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{S}_{p-1,p-1} & \mathbf{s}_{p-1} \\ \mathbf{s}'_{p-1} & S_{pp} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{S}^{p-1,p-1} & \mathbf{s}^{p-1} \\ \mathbf{s}^{p-1'} & S^{pp} \end{pmatrix} = (S^{ij})$$

と書くとする。正規方程式を解くと、

$$\mathbf{b}_{p-1}^* = \mathbf{S}_{p-1,p-1}^{-1} \mathbf{u}_{p-1}$$

となる。逆行列に関する小行列式の関係式から、

$$S_{p-1,p-1}^{-1} = \mathbf{S}^{p-1,p-1} - \frac{\mathbf{s}^{p-1} \mathbf{s}^{p-1'}}{S^{pp}}$$

から p を落とした場合の逆行列および回帰係数は簡単に計算することができる。この計算はピボットを  $S^{pp}$  として、 $\mathbf{S}_{pp}^{-1}$  を掃き出す演算で、シンプレックス表における、 $\lambda_p$  を基底に入れる演算であり、その計算量は  $S_{p-1,p-1}$  の逆行列を直接計算する計算量に比べ、ずっと少ないことがわかる。

次に変数  $x_{p+1}$  を加える場合。このとき出てくる元の平方和・積和行列  $\mathbf{S}_{pp}$  と  $S_{p+1,p+1}^{-1}$  との関係性を求めてみる。

$$\mathbf{S}_{p+1,p+1}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{S}_{pp} & \mathbf{s}_p \\ \mathbf{s}'_p & S_{p+1,p+1} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{S}_*^{pp} & \mathbf{s}_*^p \\ \mathbf{s}_*^{p'} & S_*^{p+1,p+1} \end{pmatrix}$$

とおき、小行列に関する定理を適用すると、

$$S_*^{p+1,p+1} = \frac{1}{S_{p+1,p+1} - \mathbf{s}'_p \mathbf{S}_{pp}^{-1} \mathbf{s}_p}$$

$$\mathbf{s}_*^p = -\mathbf{S}_{pp}^{-1} \mathbf{s}_p S_*^{p+1,p+1}$$

$$\mathbf{S}_{pp}^{-1} = \mathbf{S}_*^{pp} - \frac{\mathbf{s}_*^p \mathbf{s}_*^{p'}}{S_*^{p+1,p+1}} \quad \text{すなわち、} \quad \mathbf{S}_*^{pp} = \mathbf{S}_{pp}^{-1} + \frac{\mathbf{s}_*^p \mathbf{s}_*^{p'}}{S_*^{p+1,p+1}}$$

を得る。 $S_{pp}^{-1}$  は前の段階で既知であり、逆行列の演算をすることなしに、 $S_{p+1,p+1}$  の逆行列を計算することができる。またこの式は先の  $S_{p-1,p-1}^{-1}$  を求める式の逆演算、すなわち掃き出しをもとに戻す演算であり、シンプレックス表でいえば  $x_{p+1}$  を基底に入れる演算に相当することになる。

これまでは説明変数として  $(x_1, x_2, \dots, x_p, x_{p+1})$  について述べてきたが、より一般的には  $(x_1, x_2, \dots, x_p, x_{p+1}, \dots, x_k), (k > p)$  についても同様に議論することができる。そのときは  $s_p$  は  $n \times (k - p)$  の行列、 $S_{p+1,p+1}$  は  $(k - p) \times (k - p)$  の行列となる。

### 3 . 変数選択型回帰分析

変数  $x_i$  を回帰からはずしたときの残差平方和  $S_e^*$  は、

$$S_e^* = S_e + \frac{b_i^2}{S_{ii}^*}$$

となるので、 $x_i$  を落すことにより残差平方和は  $b_i^2/S_{ii}^*$  だけ増加することがわかる。従って変数を減らすときは、 $b_1^2/S^{11}, b_2^2/S^{22}, \dots, b_p^2/S^{pp}$  を計算し、その中の最小値に対応する  $x_i$  が回帰から外される変数の候補と考えてよい。

変数  $x_i$  を回帰に加えたときの残差平方和  $S_e^*$  は、

$$S_e^* = S_e - \frac{b_i^{*2}}{S_{ii}^*}$$

となることから、 $b_i^{*2}/S_{ii}^*$  だけ減少することになる。 $(x_{p+1}, x_{p+2}, \dots, x_k)$  について  $k - p + 1$  個の変数について減少分を計算し、その中で最大の  $x_i$  を選ぶことにする。そうすると  $(x_1, x_2, \dots, x_p)$  に  $x_i$  を加えた組による回帰式が  $S_e^*$  を最も小さくすることになる。

ところで、シンプレックス表において、 $(x_1, x_2, \dots, x_p)$  を基底に入れたとき、 $S_{p+1,p+1}$  および  $S_{p+1,y}$  があつたところは、

$$\begin{pmatrix} S_{pp}^{-1} & 0 \\ -s_p' S_{pp}^{-1} & 1 \end{pmatrix} \left( S_{pp} \mid s_p \mid I_p \mid u \right) \\ = \left( I_p \mid S_{pp}^{-1} s_p \mid S_{pp}^{-1} \mid S_{pp}^{-1} u_p \right) \\ \left( 0' \mid S_{p+1,p+1} - s_p' S_{pp}^{-1} s_p \mid -s_p' S_{pp}^{-1} \mid S_{p+1,y} - s_p' S_{pp}^{-1} u_p \right)$$

より、 $S_{p+1,p+1} - s_p' S_{pp}^{-1} s_p$  および  $S_{p+1,y} - s_p' S_{pp}^{-1} u_p$  に変わっている。ここで、

$$\begin{pmatrix} S_{pp}^{-1} & 0 \\ -s_p' S_{pp}^{-1} & 1 \end{pmatrix}$$

は  $(x_1, x_2, \dots, x_p)$  を基底に入れるための掃き出し演算を行う行列で、シンプレックス表の  $(x_1, x_2, \dots, x_p)$  に対応する小行列を  $(I_p, 0)'$  にする。一方、誤差の減少分は、 $b_{p+1}^{*2}/S_{*}^{p+1,p+1}$  であるから、

$$\frac{b_{p+1}^{*2}}{S_{*}^{p+1,p+1}} = \frac{(S_{p+1,y} - s_p' S_{pp}^{-1} u_p)^2}{S_{p+1,p+1} - s_p' S_{pp}^{-1} s_p}$$

となる。このことから各変数に対する減少分は改めて計算する必要はなく、シンプレックス表から分かるように、回帰に取り入れられていない変数に対応する対角要素、およびある段階でその変数と  $y$  との積和要素のある欄 (シンプレックス表の最右端) から要素を取り出して

$$\frac{(S_{p+1,y} - \mathbf{s}'_p \mathbf{S}_{pp}^{-1} \mathbf{u}_p)^2}{S_{p+1,p+1} - \mathbf{s}'_p \mathbf{S}_{pp}^{-1} \mathbf{s}_p}$$

を計算すればよい。

この量は増分  $b_p^2/S^{pp}$  と対応していて、回帰に取り入れられていない変数に関しては、その変数を取り入れられたときの  $S_e$  の減少分、回帰に取り入れられている変数に関してはその変数が除かれたときの  $S_e$  の増分となる。

#### 4 . ストップングルール

いま、ある段階で  $y$  の回帰係数として  $(x_1, x_2, \dots, x_p)$  が用いられているとする。この段階で変数を1つ減少させるとすれば、 $b_i^2/S^{ii}$  を  $i = 1, 2, \dots, p$  について計算し、その最も小さい  $x_i$  を落す変数の候補とすることは前に述べた。ところで、

$$t_0 = b_i / \sqrt{S^{ii} S_e / (n - k - 1)}$$

は回帰係数の有意性の検定統計量で、自由度  $n - k - 1$  の  $t$  分布に従うことから、増分を  $S_e / (n - p - 1)$  でわった

$$(1) \quad F_{OUT} = \frac{b_i^2}{S^{ii} S_e / (n - p - 1)}$$

は自由度  $(1, n - p - 1)$  の  $F$  分布に従うことが分かる。すなわちこの値が  $F$  分布のあるパーセント点  $F_{OUT}^*$  より小さければ仮説  $H_0 : \beta_i = 0$  は棄てられないので、 $x_i$  を変数の組から除外するのである。

一方、変数を増加させる場合は、変数を加えることにより残差が減少する減少分  $b_i^{*2}/S_i^*$  を  $i = p + 1, p + 2, \dots, k$  について計算し、その最大となる  $x_i$  を加える変数の候補とするのである。このとき、

$$(2) \quad F_{IN} = \frac{b_i^{*2}}{S_i^* (S_e^*)_i / \{n - (p + 1) + 1\}}$$

は自由度  $(1, n - p)$  の  $F$  分布に従うことから、この値が  $F$  分布のあるパーセント点  $F_{IN}^*$  より大きいとき、 $x_i$  を回帰変数として取り入れることになる。落としを先にするか、取り込みを先にするかが、変数減増型と変数増減型の違いであり、通常  $F_{IN}^* > F_{OUT}^*$  であれば適当な繰り返しで終了する。

$F_{IN}^* < F_{OUT}^*$  のように設定すると同じ変数を取り入れられては落とされるという、無限ループとなる場合があるので注意しなければならない。 $F_{IN}$ 、および  $F_{OUT}$  の分布のパーセント点はパラメタとして自由度を含み、それにより値が異なるので、実際には  $F$  分布のパーセント点の計算が必要である。しかし実用上は  $F_{IN}^* = F_{OUT}^*$  とおき、自由度に関係なく 2.0 ~ 2.5 ぐらいの値がよく使われている。

#### 4 . J のプログラムと例題

任意の変数群から出発して変数増減、または変数減増しながら変数を選択して行く回帰分析をどのようにプログラムするかについて暫し考えた。ゼロから出発して指定された変数を逐次入れてゆき、その全てを取り入れたら取捨選択のアルゴリズムに入ることも考えた。す

で出来上がっていた変数選択型回帰分析は各ステップ毎に分散分析表、重相関係数、AIC、Mallows の Cp などプリントされることになっていた。指定された変数を取り入れるステップでは何もプリントしないように修正するのも面倒であった。そこでまず、一気に指定された変数群で掃き出しを行い、その後増減のアルゴリズムに入ることにした。下の J の関数リストの中で sweepout がその関数である。指定された変数は当然飛び飛びに与えられるので、まずそれらを一箇所に集め、掃き出し演算を行った後、変数を元の位置に戻し、シンプレックス表 (Tab) の形になるようにした。関数 sweepout 内の変数 v1 は変数を抜き出すためのベクトル、v3 はそれを元に戻す指標である。

なお、関数 sweepout の作成時に expand を使用したが、

```
0 0 0 0 1 0 1 0 expand 100 200
```

のように、左引数の先頭にゼロが多く並ぶとエラーとなるので、

```
} .1,0 0 0 0 1 0 1 0 expand 1,100 200
```

としてエラーを避けることにした。

これは expand=( 1: j. # ;. \_1)@[ # ] の思いもよらなかったバグである。

まあ、expand=#^:\_1 とすれば問題なく結果を得ることができる。

NB.

NB. Stepwise Regression Analysis

NB.

NB. Usage1 : step\_a x;y

NB. Usage2 : 4 7 step\_a x;y

```
print=(1!:2)&2
```

```
input=:1!:1 NB. Usage data=.input 1
```

```
mean=:+/%#
```

```
mp=:+/ .*
```

```
mvar=((|:mp))@(-"1 mean))%(<:@#)
```

```
mss=(|:mp))@(-"1 mean)
```

```
corr=:3 : 0
```

```
y.%*/~%:(<0 1)|:y.
```

```
)
```

NB. テストデータ

```
x1=.20.6 11.5 2.9 7.0 1.7 0.873 0.297 0.083 0.586 0.609 23.6
```

```
x2=.22.8 15.8 6.2 8.7 4.3 0.860 0.328 0.189 0.694 0.551 26.5
```

```
x3=.18.3 13.0 3.7 6.1 3.4 0.762 0.254 0.186 0.919 0.469 24.0
```

```
x4=.16.5 15.9 5.6 9.7 5.1 0.868 0.511 0.309 0.911 0.610 19.0
```

```
x5=.17.0 11.1 2.1 7.0 1.7 0.783 0.323 0.100 0.810 0.631 21.7
```

```
x6=.22.1 16.1 5.0 7.0 3.5 0.965 0.306 0.158 0.700 0.435 22.9
```

```
x7=.18.9 15.0 6.0 7.3 3.5 0.727 0.281 0.185 0.583 0.487 26.0
```

```
x8=.19.3 11.8 2.1 6.1 1.7 0.684 0.216 0.088 0.810 0.517 28.2
```

```

x9=.19.3 15.2 7.0 5.2 3.5 0.757 0.204 0.181 0.500 0.342 25.5
x10=.15.4 15.6 4.1 5.2 3.6 0.670 0.226 0.234 0.878 0.333 23.0
x11=.18.8 17.2 6.8 8.7 2.6 0.870 0.403 0.138 0.382 0.506 21.6
x12=.18.3 14.5 4.4 4.2 3.3 0.871 0.200 0.180 0.750 0.290 21.0
x13=.18.1 16.1 4.6 7.9 2.6 0.691 0.302 0.144 0.565 0.491 26.2
x14=.23.9 16.6 6.0 7.9 4.4 0.885 0.293 0.184 0.733 0.476 27.0
x15=.22.4 13.0 6.0 7.3 3.5 0.933 0.304 0.156 0.583 0.562 24.0
XX=:15 11$x1,x2,x3,x4,x5,x6,x7,x8,x9,x10,x11,x12,x13,x14,x15
y=:{"1 XX
x=:}"1 XX
X=:x;y

```

NB.-----関数定義-----

```

step_a=:3 :0
(i.0)step_a y.
:
'y x'=.y.
k=.#Tab=._1}. S=:mss y,.x
(av=.(+/y,.x)%n),.D=.%:((<0 1)|:S)%<:n=.#y
print'Means and Standard deviations'
print'Variable Mean Std.dev.'
print (fmt=:4.0 12.4 12.4)":(>:i.>:k),.av,.D
print'Correlation Coefficients'
print 8.4":corr v S
TL=:2.2 2.2
b=.x%.xa=.1,.y NB. for Mallows' Cp
sE0=:+/*:x-xa mp b NB. for Mallows' Cp
E=(L=.1),1}.J=.k#C=.0*sT=.sE=:{:S
if.0<#x.do.
print x.
b=.x%.xa=(ID=.1),.((J=.):v1=.+/(<:,x.)=/i.#S)#"1 y)
sE=:+/*:x-xa mp b
Tab=.sweepout v1;S
end.
label_in.
PI=(<Q;Q=(.-J)#i.k){Tab+0*SN=.1 NB. SN=1 variable in
F=.T2%(sE-T2=(.*:Q{"1 Tab)%(2#&.><"0 i.#PI){PI}%_2+n-+/J
goto_judge.
label_out.
PI=(<Q;Q=.J#i.k){Tab+0*SN=._1 NB. SN=_1 variable out

```

```

F=. (T2=.SN*(*:Q{"1 Tab)%(2#&.><"0 i.#PI){PI}%sE%_1+n-+/J
label_judge.
if. (>./F)>SN*(ID=.2-(3+SN)%2){TL do. goto_sweep. end.
if. 0=(k=+/J)+3<:L=.L+1 do. goto_cont. else. goto_owari. end.
label_sweep.
J=. (SN=L=.1)(<(M=. (T2 i.W=.>./T2){Q}))J NB.
P0=.M{PP=.M{"1 Tab
Tab=.((-(>:M)-1)|.E)M}"0 1 Tab
Tab=.Tab-((-M=i.k)*PP) */ M{Tab=.((M{Tab}%P0)M)Tab
sE=:sE-W
dB=.%:(((2#&.><"0 i.#Wk){Wk=. (<Q;Q=.J#i.k){Tab})*RES=.sE%nF=. _1+n-kk=:+/J
b0=.((J,1)#av)mp(-b=.J#{"1 Tab),1
T=.b%dB
print 'Step : ',":C=.C+1
print ' Variables Coefficients Std.Coeff. Stand.Dev. t-Valus'
print (11.0":,.(>:J#i.k)), "1[11.4":b,.(b*J#}:D){:D),.dB,.T
print ' Constant ',12.4":b0
print ' Coeff. of Det.',(8.5":r2), ' Adjusted R2 ',
      8.5":((r2=. (sR=.sT-sE)%sT)*(nT=. _1+n)%nF)-kk%nF
print (' AIC ',12.5":((n*^.sE%n)+2*kk+2)), ' Mallows Cp ',
      12.5":(sE%sE0)+(2*kk)+2-n
print '
              Analysis of Variance'
print U=. '-----'
print ' Source          Sum.of Squ. df      Mean Squ. F-value'
print U
print ' Regression',(12.4,fmt)":sR,kk,(sR%kk),(sR%kk)%RES
print ' Error          ',12.4 4.0 12.4":sE,nF,RES
print U
print ' Total          ',12.4 4.0":sT,nT
print U
label_cont.
if. ID=0 do. goto_out. else. goto_in. end.
label_owari.
'END'
)
NB.-----
NB. 2 6 4 a_step x;y
NB. sweepout v1;S
NB.-----関数定義-----
      sweepout=:3 : 0

```

```
'v1 S'=.y.
v2=.-.v1
a11=.v1#v1#"1 S
a12=. |:a21=:v2#v1#"1 S
a22=.v2#v2#"1 S
NB. Sweepout
A1=.ia,-a21 mp ia=.%a11
A2=(ia mp a12),a22-a21 mp ia mp a12
A=.A1,"1 A2
v3=(i.1)(v1#(i.#A))}.(1,v2)expand 1,(1=./v1)}.i.#A NB. Replacement Indices
Tab=.}:v3{v3{"1 A NB. Replace
)
```

計算例 1 : 変数の個数ゼロからスタート

```
step_a X
Means and Standard deviations
Variable Mean Std.dev.
 1 19.4467 2.4556
 2 14.5600 1.9769
 3 4.8333 1.6007
 4 7.0200 1.4833
 5 3.2267 1.0103
 6 0.8133 0.0942
 7 0.2965 0.0804
 8 0.1677 0.0572
 9 0.6936 0.1584
10 0.4873 0.1030
11 24.0133 2.5551
Correlation Coefficients
 1.0000 0.1125 0.3474 0.2370 0.1814 0.6143 _0.0567 _0.2627 _0.3316 0.1537 0.4881
 0.1125 1.0000 0.7724 0.3442 0.6504 0.1605 0.3025 0.5725 _0.2730 _0.3812 _0.0502
 0.3474 0.7724 1.0000 0.3426 0.6739 0.3463 0.2728 0.4908 _0.5324 _0.2265 0.0151
 0.2370 0.3442 0.3426 1.0000 0.3013 0.3315 0.8904 0.2018 _0.1635 0.7334 _0.0817
 0.1814 0.6504 0.6739 0.3013 1.0000 0.3059 0.3317 0.8970 0.2407 _0.1981 _0.1457
 0.6143 0.1605 0.3463 0.3315 0.3059 1.0000 0.4107 0.0472 _0.1857 0.2168 _0.3853
 _0.0567 0.3025 0.2728 0.8904 0.3317 0.4107 1.0000 0.3708 _0.0162 0.6558 _0.5099
 _0.2627 0.5725 0.4908 0.2018 0.8970 0.0472 0.3708 1.0000 0.3896 _0.2405 _0.3754
 _0.3316 _0.2730 _0.5324 _0.1635 0.2407 _0.1857 _0.0162 0.3896 1.0000 0.0127 _0.1961
 0.1537 _0.3812 _0.2265 0.7334 _0.1981 0.2168 0.6558 _0.2405 0.0127 1.0000 _0.0527
 0.4881 _0.0502 0.0151 _0.0817 _0.1457 _0.3853 _0.5099 _0.3754 _0.1961 _0.0527 1.0000
Step : 1
Variables Coefficients Std.Coeff. Stand.Dev. t-Valus
 7 _16.1940 _0.5099 7.5780 _2.1370
Constant 28.8154
Coeff. of Det. 0.25996 Adjusted R2 0.20304
AIC 28.59165 Mallows Cp 377.86041
Analysis of Variance
```

---

Source	Sum.of Squ.	df	Mean Squ.	F-value
Regression	23.7600	1	23.7600	4.5667
Error	67.6374	13	5.2029	
<hr/>				
Total	91.3973	14		

---

Step : 2

Variables	Coefficients	Std.Coeff.	Stand.Dev.	t-Valus
4	3.0942	1.7963	0.2917	10.6090
7	-.66.9918	-.2.1092	5.3778	-.12.4572
Constant	22.1577			
Coeff. of Det.	0.92870	Adjusted R2	0.91682	
AIC	-.4.50553	Mallows Cp	28.46503	

Analysis of Variance

---

Source	Sum.of Squ.	df	Mean Squ.	F-value
Regression	84.8808	2	42.4404	78.1523
Error	6.5166	12	0.5430	
<hr/>				
Total	91.3973	14		

---

Step : 3

Variables	Coefficients	Std.Coeff.	Stand.Dev.	t-Valus
4	3.0548	1.7734	0.2695	11.3357
6	-.3.7627	-.0.1387	2.1195	-.1.7753
7	-.64.5365	-.2.0319	5.1416	-.12.5518
Constant	24.7661			
Coeff. of Det.	0.94458	Adjusted R2	0.92946	
AIC	-.6.28448	Mallows Cp	22.12153	

Analysis of Variance

---

Source	Sum.of Squ.	df	Mean Squ.	F-value
Regression	86.3320	3	28.7773	62.4937
Error	5.0653	11	0.4605	
<hr/>				
Total	91.3973	14		

---

Step : 4

Variables	Coefficients	Std.Coeff.	Stand.Dev.	t-Valus
1	1.3175	1.2662	0.1652	7.9767
4	-.0.2685	-.0.1559	0.4294	-.0.6253
6	-.32.2638	-.1.1891	3.6657	-.8.8014
7	6.0025	0.1890	9.0637	0.6623
Constant	24.7365			
Coeff. of Det.	0.99247	Adjusted R2	0.98946	



Variable	Mean	Std.dev.
1	19.4467	2.4556
2	14.5600	1.9769
3	4.8333	1.6007
4	7.0200	1.4833
5	3.2267	1.0103
6	0.8133	0.0942
7	0.2965	0.0804
8	0.1677	0.0572
9	0.6936	0.1584
10	0.4873	0.1030
11	24.0133	2.5551

Correlation Coefficients

1.0000	0.1125	0.3474	0.2370	0.1814	0.6143	_0.0567	_0.2627	_0.3316	0.1537	0.4881
0.1125	1.0000	0.7724	0.3442	0.6504	0.1605	0.3025	0.5725	_0.2730	_0.3812	_0.0502
0.3474	0.7724	1.0000	0.3426	0.6739	0.3463	0.2728	0.4908	_0.5324	_0.2265	0.0151
0.2370	0.3442	0.3426	1.0000	0.3013	0.3315	0.8904	0.2018	_0.1635	0.7334	_0.0817
0.1814	0.6504	0.6739	0.3013	1.0000	0.3059	0.3317	0.8970	0.2407	_0.1981	_0.1457
0.6143	0.1605	0.3463	0.3315	0.3059	1.0000	0.4107	0.0472	_0.1857	0.2168	_0.3853
_0.0567	0.3025	0.2728	0.8904	0.3317	0.4107	1.0000	0.3708	_0.0162	0.6558	_0.5099
_0.2627	0.5725	0.4908	0.2018	0.8970	0.0472	0.3708	1.0000	0.3896	_0.2405	_0.3754
_0.3316	_0.2730	_0.5324	_0.1635	0.2407	_0.1857	_0.0162	0.3896	1.0000	0.0127	_0.1961
0.1537	_0.3812	_0.2265	0.7334	_0.1981	0.2168	0.6558	_0.2405	0.0127	1.0000	_0.0527
0.4881	_0.0502	0.0151	_0.0817	_0.1457	_0.3853	_0.5099	_0.3754	_0.1961	_0.0527	1.0000

8 2 1 5 6 7 4

Step : 1

Variables	Coefficients	Std.Coeff.	Stand.Dev.	t-Valus
1	1.4440	1.3878	0.1587	9.0963
2	_0.6786	_0.5250	0.2640	_2.5701
4	0.9079	0.5271	0.6481	1.4009
5	_0.5546	_0.2193	0.6441	_0.8610
6	_33.1476	_1.2216	3.2785	_10.1105
7	10.0285	0.3157	8.5810	1.1687
8	5.6451	0.1264	11.7786	0.4793
10	_20.0480	_0.8080	7.2604	_2.7613

Constant 34.0351

Coeff. of Det. 0.99739 Adjusted R2 0.99391

AIC \_42.12336 Mallows Cp 4.37102

Analysis of Variance

Source	Sum.of Squ.	df	Mean Squ.	F-value
Regression	91.1589	8	11.3949	286.6979
Error	0.2385	6	0.0397	
Total	91.3973	14		

Step : 2

Variables	Coefficients	Std.Coeff.	Stand.Dev.	t-Valus
-----------	--------------	------------	------------	---------

1	1.4114	1.3564	0.1353	10.4314
2	_-0.6855	_-0.5304	0.2487	_-2.7560
4	0.8484	0.4925	0.6001	1.4138
5	_-0.2490	_-0.0984	0.0850	_-2.9277
6	_-33.6417	_-1.2398	2.9360	_-11.4584
7	11.5925	0.3650	7.4868	1.5484
10	_-20.2129	_-0.8146	6.8416	_-2.9544
Constant	35.1661			
Coeff. of Det.	0.99729	Adjusted R2	0.99458	
AIC	_-43.55984	Mallows Cp	2.42350	

Analysis of Variance

Source	Sum.of Squ.	df	Mean Squ.	F-value
Regression	91.1497	7	13.0214	368.1324
Error	0.2476	7	0.0354	
Total	91.3973	14		

Step : 3

Variables	Coefficients	Std.Coeff.	Stand.Dev.	t-Valus
1	1.5311	1.4715	0.1119	13.6847
2	_-0.3920	_-0.3033	0.1453	_-2.6972
5	_-0.2416	_-0.0955	0.0900	_-2.6837
6	_-36.3319	_-1.3390	2.3713	_-15.3213
7	18.2561	0.5748	6.1694	2.9591
10	_-12.4076	_-0.5000	4.2855	_-2.8953
Constant	30.9050			
Coeff. of Det.	0.99652	Adjusted R2	0.99391	
AIC	_-41.79220	Mallows Cp	0.82997	

Analysis of Variance

Source	Sum.of Squ.	df	Mean Squ.	F-value
Regression	91.0790	6	15.1798	381.5236
Error	0.3183	8	0.0398	
Total	91.3973	14		

END  
}