

2.3 行列 データの生成

ver. 0.1

前回は生のデータを加工する手法を説明しましたが、今度は自分でデータを作り出したり代入したりする方法を紹介しましょう。GAUSS は他の統計計量ソフトよりもこの面で格段に充実したところを見せてくれます。まずは繰り返しになりますが、GAUSS の真骨頂である乱数作成と順列数作成から始めましょう。

プログラム

```
new; cls;  
rndseed 10000;  
xn=seqa(1,1,10)~rndn(10,1);  
xu=seqa(1,1,10)~rndu(10,1);  
print xn; print xu;
```

画面結果

1.0000000	-1.2355640
2.0000000	0.45194399
3.0000000	1.1973594
4.0000000	-0.33016131
5.0000000	-1.9308480
6.0000000	0.43909975
7.0000000	-1.4560906
8.0000000	-0.49176805
9.0000000	-0.92582422
10.000000	-0.20847823

1.0000000	0.83007734
2.0000000	0.72723276
3.0000000	0.34134168
4.0000000	0.98962896
5.0000000	0.37630376
6.0000000	0.25351444
7.0000000	0.36401240
8.0000000	0.98341029
9.0000000	0.25557991
10.000000	0.38073625

このプログラムは、乱数のシードを 10000 と設定して、いつ何時にプログラムを実行しても同じ乱数が作成されるようにした上で、seqa 関数で 1 から 1 ステップで 10 個のシリーズの 1 列行列を作成して、10 行 1 列の standard normal にふるまう乱数を、~ の演算子を用いて、横に水平方向にくっつけあわせたものを xn と定義しています。また、seqa 関数で 1 から 1 ステップで 10 個のシリーズの 1 列行列を作成して、10 行 1 列の uniform にふるまう乱数を横に水平方向にくっつけあわせたものを xu と定義して、それぞれを画面表示させています。seqa は以前取り上げたように、年次や 1,2,3,4,... というような数列を 1 列の縦ベクトルとして生成する組込み関数です。seqa(最初の数、ステップ幅、個数) という書き方で、ステップ幅ごとに数が増していく数列を作成します。sequence と additive の略で seq+a となっています。同様な行列を生成する組込み関数には seqm があります。seqm(最初の数、倍数、個数) という書き方で、今度は、倍数のところの数、例えば、2 であると 2 倍ずつ最初の数が掛け合わされていく数列を 1 列に生成します。こちらは sequence と multiplicative の略で seq+m となっています。rndn は random+normal の略で、rndn(行数、列数) によって、行数列数のディメンションの standard normal にふるまう乱数を生成します。rndu は random+uniform の略で、rndu(行数、列数) によって、行数列数のディメンションの normal にふるまう乱数を生成します。seqa でできた 1,2,3,...,10 の 10 行 1 列の行列と乱数の 10 行 1 列の行列をそれぞれ横に水平方向につなぎあわせています。1 から始まる必要はなくて、例えば 1980 年から 1 年ずつの場合には seqa(1980,1,20) などとすることができます。ただし、変数の個数についてはフェンスポスト問題を考えて設定してください。1980 年から 2000 年までの年は 21 個あります。さて、ここで rndseed 数値という文がなければ、乱数は起動時からのコンピュータ時に依存して生成されます。プログラム実行ごとに乱数は変化します。ただし、乱数のシードは rndn も rndu も共通です。なお、以前説明したように、rndns(行数、列数,seed) や rndu(行数、列数,seed) というふうに、シード seed の意味の s の文字を加えて、外部で seed=10000 などとすることもできます。次のプログラムは上のプログラムとまったく同じ結果を生成します。

プログラム

```
new; cls;
seed=10000;
xn=seqa(1,1,10)~rndns(10,1,seed);
xu=seqa(1,1,10)~rndus(10,1,seed);
print xn; print xu;
```

シード seed のところは、任意の変数も可能です。例えば、a とか b でもかまいません。ただし、rndns と rndus の第 3 要素に直接数値を代入することはできません。常に間接的に変数を入れます。1 列の乱数ではなくて、2 列以上の行列として乱数を生成するには、次のように、第 2 要素を 1 以外の数に変更します。

プログラム

```
new; cls;
seed=10000;
xn=seqa(1,1,10)~rndns(10,3,seed);
xu=seqa(1,1,10)~rndus(10,4,seed);
print xn; print xu;
```

ポイント rndseed 数字 乱数関数用のシードの任意の数値設定
ポイント rndn(行数,列数) Standard Normal分布を生成する乱数関数
ポイント rndu(行数,列数) Uniform分布を生成する乱数関数
ポイント seqa(最初の数,ステップ幅,個数) 1列の数列を生成する関数

rndnとrnduにのみ"s"をつけてseedを引数として指定する方法はver.4.0から廃止され、ほかの乱数の設定と同じになりました。なおrndseed 10000; rndn(10,3); rndu(10,4);とします。

Standard Normal分布やUniform分布以外にも、GAUSSでは標準の組込み関数として、Poisson分布、Negative Binomial分布、Beta分布、Gamma分布などを生成する乱数生成関数が備えつけられています。ここで、1000行1列の乱数をそれぞれの分布について発生させてみましょう。同じデータを再現するためにrndseed 10000の文を使ってみます。それぞれの乱数関数の最初の2要素は、それぞれ乱数の行数と列数で、ここでは1000行1列の乱数を発生しますから1000,1となっています。それ以降、第3番目以降の要素は、それぞれの分布が必要とするパラメーターとなっています。I/Oのところでやったように、分布のときはヒストグラムを描くのが常套手段ですから、pgraphというグラフを描くライブラリを呼び出して、graphsetでその中のグローバル変数をリセットしたのち、histでヒストグラムを描いています。hist(x,10)のxはデータ行列、ここでは1列の縦ベクトル。10はヒストグラムの区切りの数です。meancは列columnの平均を得る組込み関数、vcxは行列のvariance covariance matrixを得る組込み関数で、1列だけのデータの場合には1変数ですからvarianceだけが計算されます。なおそれぞれの列のstandard deviationを求めるにはstdcという組込み関数を普通は使います。2乗してプログラムが長くなるので、vcxでここは代用します。

プログラム(Poisson分布)

```
new; cls;
rndseed 10000;
x=rndp(1000,1,3);
library pgraph;
graphset;
hist(x,10);
```

```
print meanc(x) vcx(x);
```

まず、上の最初のプログラムは、poisson分布のグラフと平均分散を求めるものです。rndpの第3番目の要素である3は下のdensity functionで $\lambda = 3$ という意味になります。

$$P(X = x) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}$$

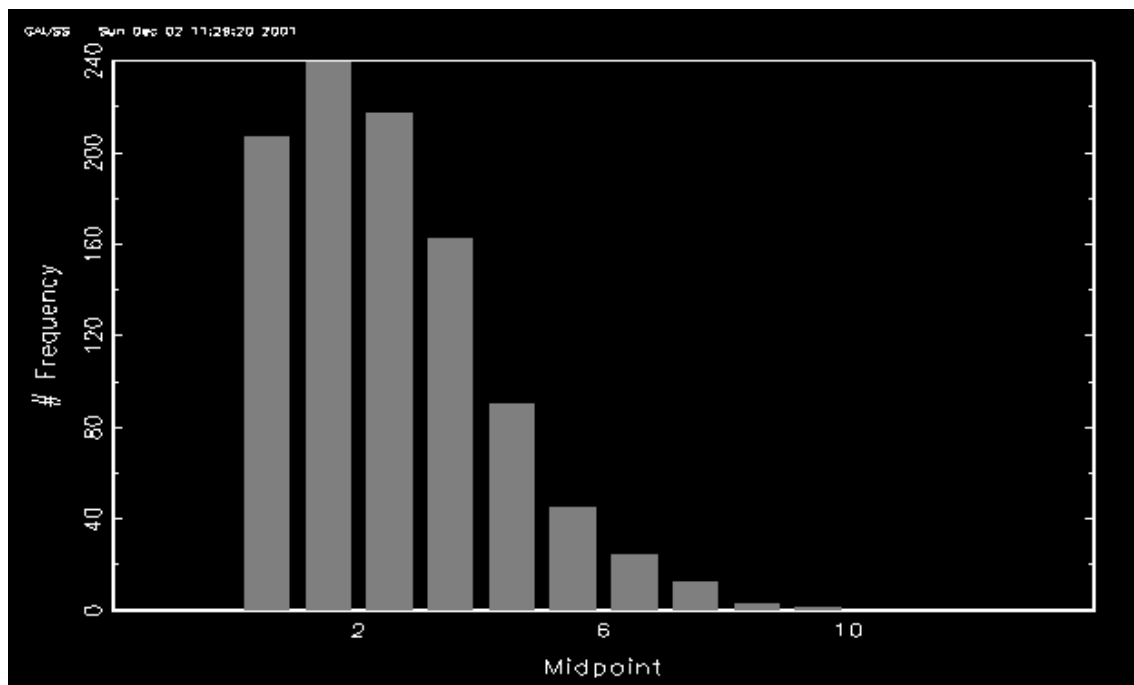
$$x = 0, 1, 2, \dots, n$$

$$\lambda > 0$$

このpoisson分布の場合の平均分散のパラメーター λ との関係は次のようになるはずです。

$$E(x) = \lambda, \text{Var}(x) = \lambda$$

グラフ表示



画面結果

```
2.9560000      3.0811451
```

なお、パラメータを変更した場合のグラフは、ヒストグラムでは複数行は重ねて描けませんのでI/Oのセクションで説明したパネル画面を分割する方法をとらなくてはなりません。平均、分散ともに、だいたいのところパラメーター λ に近い値となっています。シードを変更したり、乱数の数（行数）を増やしたりすることによって λ の値に平均分散は近づくはずです。

ポイント rndp(行数,列数, λ) パラメーター λ のPoisson分布を生成する乱数関数

さて、次にNegative Binomial分布の行列を作って、ヒストグラムと平均分散を求めてみましょう。簡単なプログラムは、下のようになります。

プログラム(Negative Binomial分布)

```
new; cls;  
rndseed 10000;  
x=rndnb(1000,1,3,0.3);  
library pgraph;  
graphset;  
hist(x,10);  
print meanc(x) vcx(x);
```

ここで、rndnb の nb は Negative Binomial の略です。rndnb の第3要素はパラメータ k で第4要素は確率 p となっていて、次のような density function の形になっています。

$$P(x = X) = {}_{k+x-1}C_x p^x (1-p)^k$$

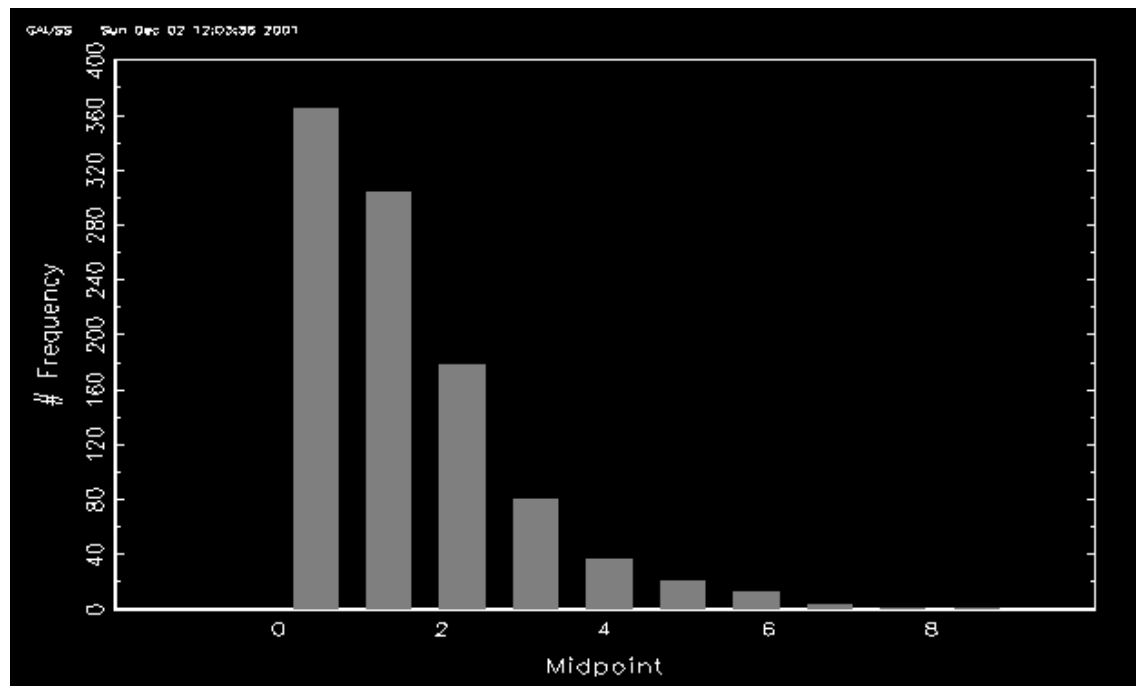
$$x = 0, 1, 2, \dots, k$$

$$0 < p < 1$$

このときのパラメータ k と p と平均分散の関係は次のようになるはずですが、

$$E(x) = \frac{p}{1-p} k, \text{Var}(x) = \frac{p}{(1-p)^2} k$$

グラフ表示



画面表示

1.2500000

1.9274274

ポイント rndnb(行数,列数, k, p) パラメーター k、p の Negative Binomial 分布を生成する乱数関数

次に Beta 分布を示しておきます。

プログラム(Beta 分布)

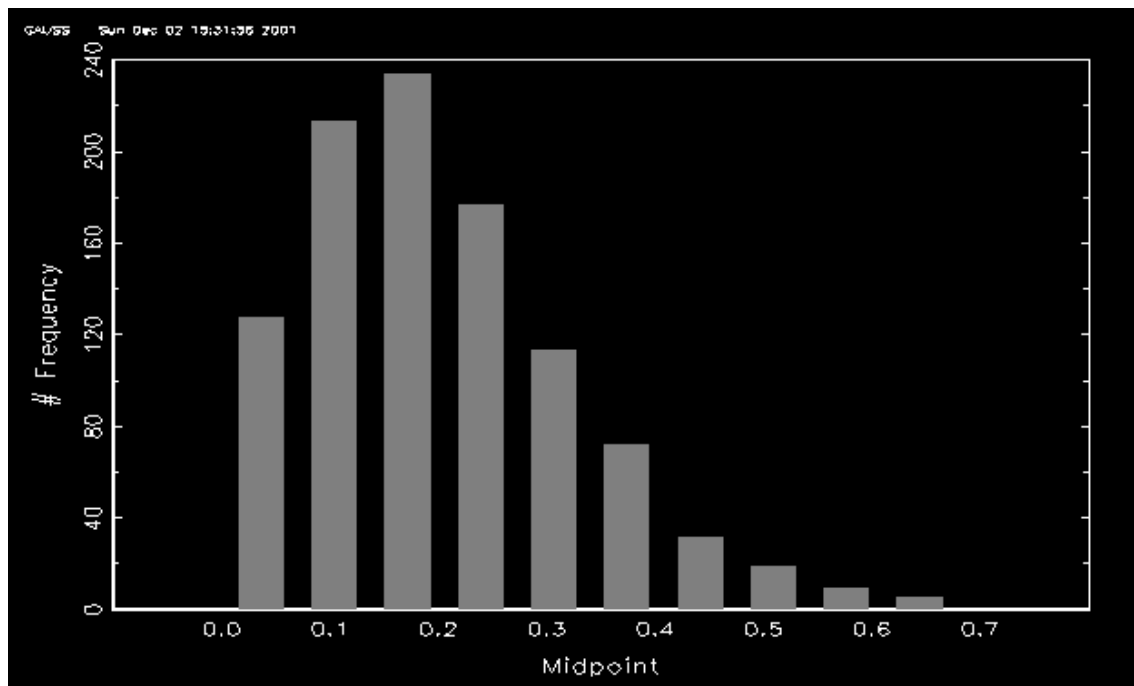
```
new; cls;  
rndseed 10000;  
x=rndbeta(1000,1,2,8);  
library pgraph;  
graphset;  
hist(x,10);  
print meanc(x) vcx(x);
```

この場合のdensity functionは $0 < x < 1$ について、パラメータ $a > 0$, $b > 0$ に対して

$$P(X = x) = \frac{1}{B(a, b)} x^a (1 - x)^{b-1}$$

となります。この場合、第3要素がa、第4要素がbとなっています。

グラフ表示



画面表示

0.20260811

0.014814629

この場合の平均と分散とパラメーターとの関係は次のようになっているはずです。

$$E(x) = \frac{a}{a+b}$$

$$Var(x) = \frac{ab}{(a+b+1)(a+b)^2}$$

ポイント `rndbeta(行数,列数,a,b)` パラメーターa,bのBeta分布を生成する乱数関数

最後に、1パラメーターの特殊なケースについてのガンマ分布を発生させる乱数関数について説明しておきます。

プログラム(Gamma分布)

```
new; cls;  
rndseed 10000;  
x=rndgam(1000,1,3);  
library pgraph;  
graphset;  
hist(x,10);  
print meanc(x) vcx(x);
```

これは、一般的な形のガンマ分布のdensity functionである

$$P(X = x) = \frac{1}{\Gamma(\gamma)} \alpha^\gamma x^{\gamma-1} e^{-\alpha x}$$

$$\gamma > 0, \alpha > 0, x > 0$$

のもとで を

$$= 1$$

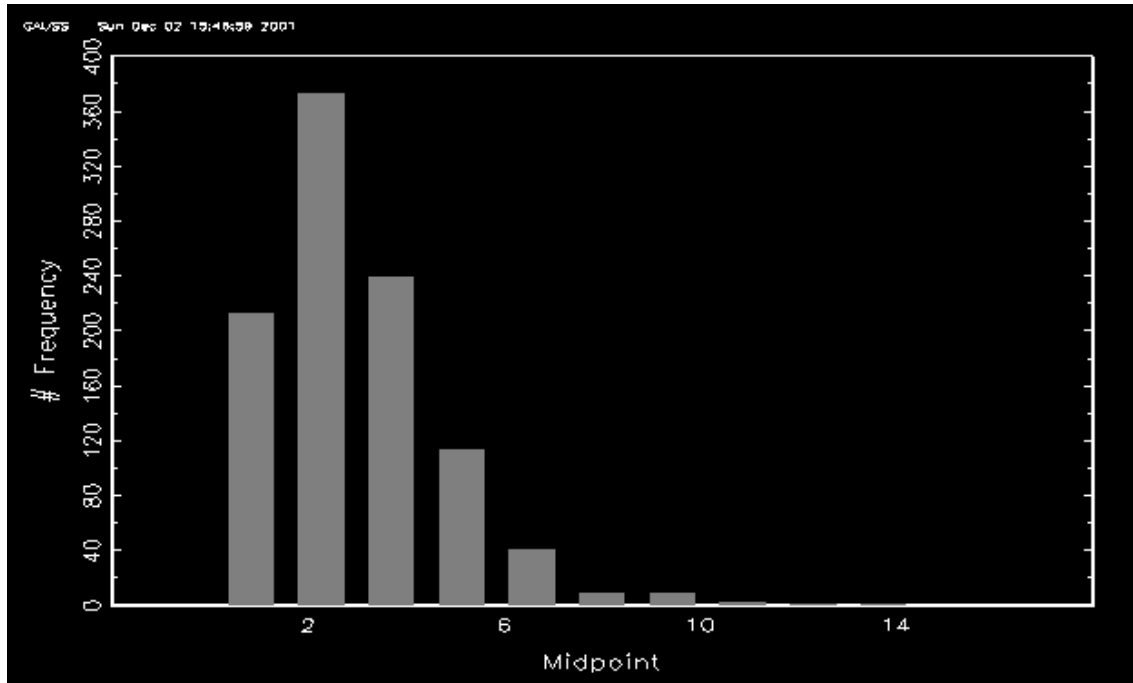
としたときの特殊なケースのガンマ分布を示しています。つまり、densityは

$$P(X = x) = \frac{1}{\Gamma(\gamma)} x^{\gamma-1} e^{-x}$$

ということになります。上のプログラムでは、第3要素 が3についてのケースです。平均分散は、 $E(x) = 3$, $Var(x) = 3$ となるはずです。

ポイント `rndgam(行数,列数,)` パラメーター のガンマ分布を生成する乱数関数
(ただし、もう1つのパラメーター = 1)

グラフ表示



画面表示

2.9476511 3.0612730

そのほかの分布の乱数関数は、GAUSSのバージョンが上がるにつれ、徐々に加えられていますが、基本的には、自分でプログラムを書くことができます。カイ二乗 (n)の分布を示す乱数は、standard normalのrndnを用いて、次のようにプログラムできます。まずは、一番簡単なdf = 1 のケースについて示します。ちなみに、df = n の場合の χ^2 分布の平均と分散は、

$$E(x) = n, \text{ Var}(x) = 2n$$

となるはずです。

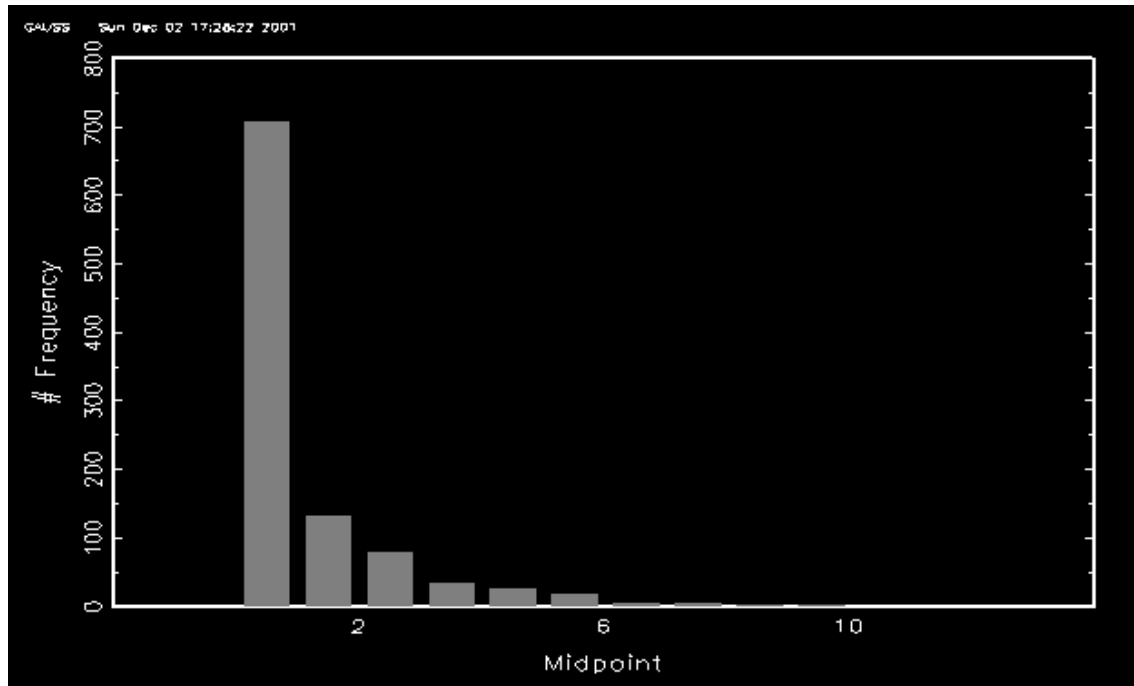
プログラム

```
new; cls;
rndseed 10000;
x=rndn(1000,1);
x=x.*x;
library pgraph;
graphset;
hist(x,10);
```



```
print meanc(x) vcx(x);
```

グラフ表示



画面表示

```
0.97723603      1.8572844
```

プログラムは、standard normal の分布にふるまうそれぞれの値を 2 乗したものを自由度 1 の χ^2 分布としています。ここでは、”.” *”の演算子によって、要素対要素の積を作っています。平均、分散は若干のところずれていますが、rndn の行数を飛躍的に増やせば、 $E(x) = n = 1$, $Var(x) = 2 \cdot n = 2$ に一致するはずです。(なお、GAUSS の Light 版では、扱える行列のディメンションが限られているため、一列の場合、数万程度の行が限界です。GAUSS のフルバージョンでは、扱えるデータの大きさは、メモリの大きさにのみ依存します。また、GAUSS のバージョンによって、乱数の値は異なる場合があります。) 自由度 $df = 2$ 以上の分布については、 χ^2 分布の定義「 $N(0,1)$ にしたがう互いに独立な df 個の確率変数の 2 乗和の分布」を利用すると次のようなプログラムとなります。

プログラム

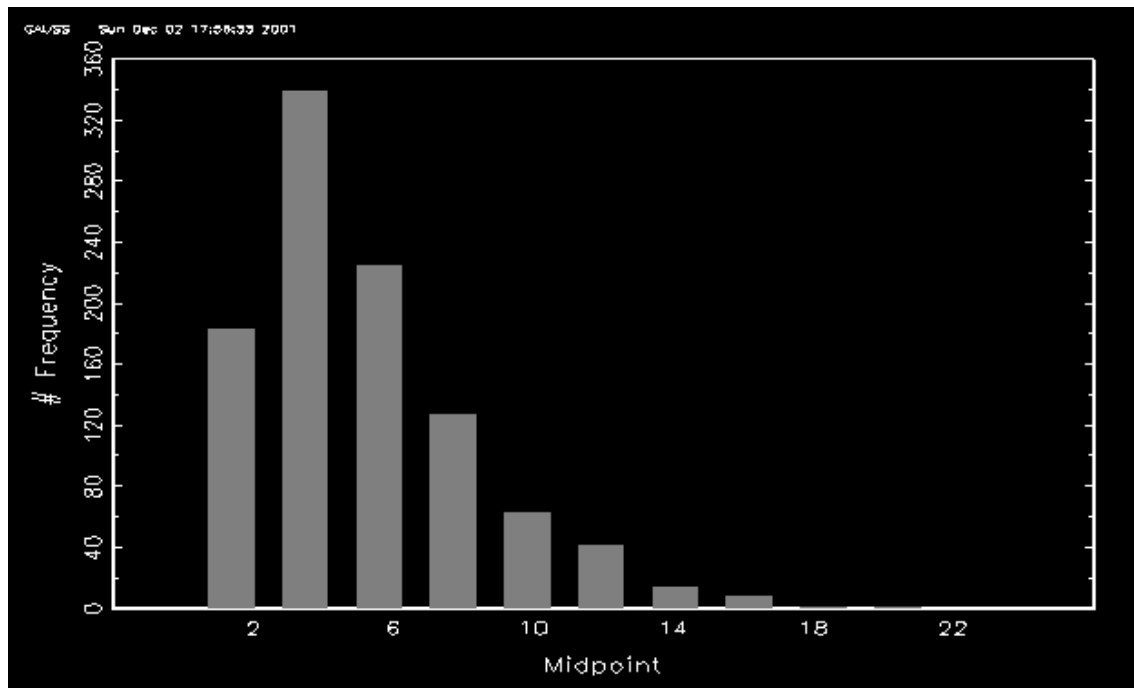
```
new; cls;  
rndseed 1000;  
df=5;  
x=rndn(1000,df);
```

```

x=sumc((x.*x)');
library pgraph;
graphset;
hist(x,10);
print meanc(x) vcx(x);

```

グラフ表示



画面結果

```

5.0930879      10.066111

```

ここでは、列の要素すべてを合計 `sum` する `sumc` という組込み関数を使っていますが `rndn` でできた行列変数を横方向に足さなければ行けないため、`sumc` の引数のところをダッシュのマークでさらに転置させて、実質行方向に合計しています。なお、`sumc` の答えである戻り値は、列ベクトルとして表示されるようになっていきますから、そのまま分布として使えます。なお、`light` 版では、1000 行程度が複数列の場合、限界です。`rndseed` の値によって、より理想的な分布を探してください。なお、フルバージョンで、もっと大きな行数を考えると、平均分散は理想値に近づきます。

さて、すこし違った行列生成のトピックスとして、`I` 行列、ゼロ行列、すべての要素が 1 である行列などの作成があります。それぞれ、`eye`、`zeros`、`ones` という組込み関数が用意されていて、そのディメンションを引数として与えてやれば、手で打ち込むことなく、行列がすばやく作成されます。

プログラム

```
new; cls;
format /rz;
print eye(3); print zeros(2,5); print ones(3,2);
```

画面結果

```

1      0      0
0      1      0
0      0      1

0      0      0      0      0
0      0      0      0      0

1      1
1      1
1      1
```

`eye(n)`は $n \times n$ のI行列を、`zeros(m,n)`は m 行 n 列のゼロ行列を、`ones(m,n)`は m 行 n 列の要素がすべて1の行列を、それぞれ生成します。ここでは、わかりやすいように、小数点以下の0をすべて省略する`z`オプションをフォーマット文に書いています。それぞれの`print`文にオプションをつけても同様な画面表示が得られます。ただし、これは見かけの表示であって、以前やりましたように、`format`で途中計算の有効数字が変更になるわけではありませんので誤解のないようにしてください。I行列は常に正方行列ですので、行と列の数が等しいので、引数は1つしかありません。`Format`文を使ったら、その後必ず1度GAUSSを終了させてください。`format`の内容が以前のまま残ることがあります。

`zeros`は主にプログラムを組む際の行列の初期値に使います。`ones`は、`ones(n,1)`として n 行のデータのregressionをする際の切片を求める際に、要素がすべて1である n 行1列の行列をデータの独立変数行列にくっつける際に使います。例えば、次のような x という独立変数データの行列があるとします。それに、切片を含んだregressionをするために、1列すべて1をマージしなければなりません。その際には、以下のようにします。

プログラム

```
new; cls;
x={3 4 5,
  2 3 4,
  4 2 5,
  3 2 4,
  2 3 3};
```

```

n=rows(x);
x=ones(n,1)~x;
print x;

```

画面結果

1.0000000	3.0000000	4.0000000	5.0000000
1.0000000	2.0000000	3.0000000	4.0000000
1.0000000	4.0000000	2.0000000	5.0000000
1.0000000	3.0000000	2.0000000	4.0000000
1.0000000	2.0000000	3.0000000	3.0000000

ポイント eye(n) $n \times n$ の I 行列
 ポイント zeros(m,n) $m \times n$ のゼロ行列
 ポイント ones(m,n) $m \times n$ のすべての要素が 1 の行列

また、大変重要なことなのですが、ダミー変数を作成する際には、この切片の 1 の 1 列をつけなくて、I 行列を縦にデータの行数だけのばしたものを代わりにマージします。これは、組込み関数 reshape と eye の組合せで実現できます。

プログラム

```

new; cls;
d=reshape(eye(4),20,4);
print /rz d;

```

画面結果

1	0	0	0
0	1	0	0
0	0	1	0
0	0	0	1
1	0	0	0
0	1	0	0
0	0	1	0
0	0	0	1
1	0	0	0
0	1	0	0
0	0	1	0
0	0	0	1
1	0	0	0
0	1	0	0
0	0	1	0
0	0	0	1
1	0	0	0
0	1	0	0

0	0	1	0
0	0	0	1
1	0	0	0
0	1	0	0
0	0	1	0
0	0	0	1

この例は、ダミー変数、例えば4期ごとにダミー変数をデータにつけていく際のものです。eye(4)でまず4期分のダミー変数の1と0の組合せを作って、それをreshapeの第1要素に入れます。そして、第2要素に、それをのばしてできる行列の行数、第3要素に、その列数(これはeyeの引数に同じにしておくこと)を入れます。そうすると、reshapeの戻り値はダミー変数を全期間分だけののばしたものになります。12期ごとであれば、eye(12)を使って、reshape(eye(12),20,12)となります。行数は12で必ずしも割りきれする必要はなくて、余れば、そこまで行列のパターンが入って入りきれない分は切り捨てられます。Reshapeの第1変数のところは、一般に行列変数が直接または間接に変数として入るのですが、必ずしもダミー変数の必要はなくて、一般的な行列のパターンを入れることができます。

これとは別に、GAUSSでは正式なダミー変数を生成するdummyという組み関数が備え付けられています。こちらは、循環するような時系列ではない、質的なダミー変数を作成するのに向いた機能をもっています。以前用いたdatafile2.txtを使って実際にダミー変数を作ってみましょう。

プログラム

```
new; cls;
load data[392,5]=d:datafile2.txt;
v={3,4,5,6,7};
d=dummy(data[:,2],v);
x=d~data;
print /rz x;
```

上のdummyの引数の中には、まず第1要素としてダミー変数を作る上で基準とする1列の縦ベクトルが入ります。ここでは、行列変数dataのうち2列目を基準としています。当然のことながら、data[:,2]は392行1列の1列のベクトルとなっています。そして、第2要素にはダミー変数を作る際の基準となる列の数値の区切りの数をいくつか指定しています。少しわかりづらいですが、ここでは、data[:,2]という列ベクトルのおのおの数値を基準にして、3以下(3を含む)をまず第1番目のダミー変数にして1とおいて、3より大きく4以下を第2番目のダミー変数として1とおいて、4より大きく5以下を第3番目のダミー変数にして1とおいて、5より大きく6以下を第4番目のダミー変数にして1とおいて、6より大きく7以下を第5番目のダミー変数にして1とおいて、最後7より大きいものを第6番目のダミー変数にして1とおいて、その他すべてに0を入れたダミー変数の行列、

この場合、392行×6列の1と0からできた行列を作ります。ここでは、そのダミー変数の行列dとともとの行列dataを水平方向につなぎ合わせて行列xとしたうえで、小数点以下の0を省略する表示のフォーマットであるzオプションで右そろえて(r)で画面表示させています。v={3,4,5,6,7};はv=3|4|5|6|7;としても同じ意味になります。なお一括してd=dummy(data[:,2],{3,4,5,6,7});とは()の中に{ }を書くことは文法違反で、そうは記述できませんが、d=dummy(data[:,2],3|4|5|6|7);と一括して書くことは可能です。もう少しわかりやすい単純な例で説明すると、例えばx1={3,3,4,8,5,7,6}という1列のベクトルがあるとします。これにv={3,4,5,6,7}のダミー変数の区切りで対応するならば、文法的には、v={3,4,5,6,7}; d=dummy(x1,v);と書きます。その結果は、図解すると次のようになります。

基準列	3	4	5	6	7	7 <
x 1	d[:,1]	d[:,2]	d[:,3]	d[:,4]	d[:,5]	d[:,6]
3	1	0	0	0	0	0
3	1	0	0	0	0	0
4	0	1	0	0	0	0
8	0	0	0	0	0	1
5	0	0	1	0	0	0
7	0	0	0	0	1	0
6	0	0	0	1	0	0
d[:,1]= 1	x 1の要素 3 の場合					
d[:,2]= 1	3 < x 1の要素 4 の場合					
d[:,3]= 1	4 < x 1の要素 5 の場合					
d[:,4]= 1	5 < x 1の要素 6 の場合					
d[:,5]= 1	6 < x 1の要素 7 の場合					
d[:,6]= 1	7 < x 1の要素 の場合					

この場合、気をつけなければならないことは、区切りの数値の数、この場合5個に1を足したものがダミー変数の個数になることです。行列変数dataの2列目は3, 4, 5, 6, 7, 8のいずれかの数字からなっていますから、v={3,4,5,6,7,8}としたいところですが、そうすると、8より大きい場合も考えられて、最後の列にはすべて0が入ってしまいます。フェンスボール問題をよく考えた上で、区切りの数は設定する必要があると言えます。またregressionをする場合には、切片の1の列ベクトルをなくしたうえで、これらのダミー変数の行列をマージしてやらないといけません。

ポイント ダミー変数作成方法には2通りあって

1) 循環的な季節ダミーの場合

`reshape(eye(n),行数,n)`

2) その他の場合

`d=dummy(基準縦1列ベクトル, 区切りの値の入った縦一列ベクトル)`

そのほか、GLSなどでよく使う技法として、行列のdiagonalの要素だけを置き換えることがあります。その際には、

プログラム

```
new; cls;
x={1 2 3 4,
   5 6 7 8,
   9 10 11 12,
   13 14 15 16};
v=ones(4,1);
x1=diagrv(x,v);
d=diag(x);
print /rz x; print /rz x1; print /rz d;
```

画面結果

1	2	3	4
5	6	7	8
9	10	11	12
13	14	15	16

1	2	3	4
5	1	7	8
9	10	1	12
13	14	15	1

1
6
11
16

diagrv は diag の reverse のことをやるという意味で rv と略してつけられています。組込

関数 `diag` は、その引数に入る正方行列の `diagonal` を列ベクトルとして取り出して表示するもので、`diagrv` はその反対に、列ベクトルと行列の `diagonal` とを置き換えるものです。`diagrv` の引数の第 1 要素には対象となる正方行列が、第 2 要素には置き換えられるべき列ベクトルが入ります。上の例では、`x` という行列の `diagonal` を `ones(4,1)` でできた `v` という列行列に置き換えるものです。その後に、`diag` でももとの行列 `x` の `diagonal` を列ベクトルとして取り出して表示させています。見やすいように、`/rz` オプションによって、小数点以下の 0 を省略して表示させています。なお、`diagrv` のなかには `x1=diagrv(x,ones(4,1));` とは一括して書けませんが、`x1=diagrv(x,{1,1,1,1});` とは () の中に { } が入るという文法違反のため、そうは書けません。

ポイント `diag`(正方行列) `diagonal` の要素を取り出して縦 1 列のベクトルにする
ポイント `diagrv`(正方行列,縦ベクトル) 縦ベクトルの要素を正方行列の `diagonal` の要素と置き換える

GAUSS では、以前にも取り上げましたように、行列変数のなかにプログラム上から数値を手で入れるのには、`x = {1,2,3,4,5};` という形がとられました。`let x={1,2,3,4,5};` と `let` をつけて書くことも可能ですが、通常 `let` は省略されます。それは、行列の要素を表す { } とカンマがついていてどこからどこまでが行かがはっきりしているからです。一方、行列のディメンションを指定した上で { } なしに数値を順に代入していく場合には、`let` は必須となります。

プログラム

```
new;  cls;
let x[3,2]=1 2 3 4 5 6;
print x;
```

プログラム

```
new;  cls;
let x[3,2]=1,2,3,4,5,6;
print x;
```

画面表示

1.0000000	2.0000000
3.0000000	4.0000000
5.0000000	6.0000000

数値が入る行列変数に [行数,列数] でディメンション指定してやれば、カンマがついていようとなかろうと数値は行列変数のディメンションに順に代入されていきます。上の 2 つのプログラムは同一の動作をします。ただし、`let` はプログラム上での数値代入、`load` は外部

ファイルの行列変数への代入で、両者は全く違いますので注意が必要です。

そのほか、入力を簡便にするため、GAUSSでは行列のlower triangularの部分に列ベクトルの値を展開する組込み関数xpndが備え付けられています。これはexpandの略で、引数に1列の縦ベクトルを代入して、そのそれぞれの値を行列のlower triangularの部分に展開して、対称な正方行列を生成するものです。この機能は、variance-covariance分析や、それを利用したdirected graph studyにおいて入力の手間を省いてくれる便利な機能です。その逆に、行列のlower triangularの部分を1列にベクトル化する組込み関数としてはvechというものがあります。これはvectorizeの発音からの略でvechとなっています。こちらは引数に正方行列が入り、その戻り値は縦1列ベクトルになります。下の例をみてください。

プログラム

```
new; cls;
v={1,2,3,4,5,6,7,8,9,10};
x=xpnd(v);
print /rz x;
u=vech(x);
print /rz u;
```

画面表示

1	2	4	7
2	3	5	8
4	5	6	9
7	8	9	10

1
2
3
4
5
6
7
8
9
10

1 から 10 までの数列からなる縦1列のベクトルをxpndによって、行列の下半分の三角行列に展開して、その対称な正方行列 x を生成して、画面表示しています。見やすいように/rz

オプションで小数点以下の 0 を省略して見せています。その行列 x の下半分の三角行列を `vech`によってベクトル化して縦一列にして u としてそれを同様に画面表示させています。

ポイント	<code>xpnd</code> (縦 1 列ベクトル)	下方三角行列に展開して対称な正方行列を作成
ポイント	<code>vech</code> (正方行列)	下方三角行列を縦 1 列ベクトルにベクトル化