パッケージ 'dlm'

April 17, 2013

Title	Bayesian and Likelihood Analysis of Dynamic Linear Model (動的線型モデルに関するベイス
	分析と尤度分析)

Version 1.1-2

Date 2010-10-05

Suggests MASS

Author Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

Description Maximum likelihood (最尤法), Kalman filtering and smoothing (カルマン・フィルタリングとカルマン平滑化), and Bayesian analysis of Normal linear State Space models, also known as Dynamic Linear Models (動的線型モデルとしても知られる正規線型状態空間モデルに関するベイズ分析)

Maintainer Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

License GPL (>= 2)

Repository CRAN

Date/Publication 2010-10-05 16:59:18

記載のあるRのトピックス

ms	. 3
RtransPars	. 5
liag	. 6
onvex.bounds	. 7
m	. 7
mBSample	. 9
mFilter	. 10
mForecast	. 11
mGibbsDIG	
mLL	. 14
mMLE	. 15
mModARMA	. 17
mModPoly	. 18
mModReg	. 19
mModSeas	. 20
mModTrig	2.1

索引

dlmRandom	22
dlmSmooth	23
dlmSum	25
dlmSvd2var	25
dropFirst	26
FF	27
mcmc	29
NelPlo	30
residuals.dlmFiltered	30
rwishart	32
USecon	33
	34

arms 3

arms

適応的棄却メトロポリスサンプリングを実行する関数

説明

ARMS を用いて確率変数列を生成する。多変量の密度に関しては現在の点を通る直線を複数ランダムに選択し、それらの直線に沿って ARMS を適用する。

用法

```
arms(y.start, myldens, indFunc, n.sample, ...)
```

引数

y.start 開始点

myldens一変量もしくは多変量の対数目標密度indFunc目標密度が凸となる台に関する指標関数

n.sample 必要な標本の数

... myldens と indFunc に渡されるパラメータ

詳細

厳密に言うと、目標密度の台は有界の凸集合になる必要がある。この条件が成立しない場合は、通常次のようなトリックが使われる。台が有界でない場合は、実質的に確率が1となる有界の集合に制限を行う。台が凸でない場合の対処法としては、その台で凸集合を生成し、その凸集合以外の台ではmyldensがlog(.Machine\$double.xmin)を返す様に考える(例の最後を参照)。

現在の点を通る直線をランダムに選択し、その直線に沿って arms を用いることで次の点が生成される。

myldens から返された値は、決して log(.Machine\$double.xmin) より小さくなる事がないように注意してほしい。これはゼロ除算を避けるためである。

返り値

n.sample × length(y.start)の行列であり、列方向が標本点となる。

注記

この関数は、W.Gilks によるオリジナルの C のコード (一変量の場合用、 http://www.mrc-bsu.cam.ac.uk/pub/methodology/adaptive_rejection/を参照)に基づいている。

作者

Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

参考文献

Gilks, W.R., Best, N.G. and Tan, K.K.C. (1995) Adaptive rejection Metropolis sampling within Gibbs sampling (Corr: 97V46 p541-542 with Neal, R.M.), *Applied Statistics* **44**:455–472.

4 arms

```
#### ==> Warning: running the examples may take a few minutes! <== ####
## Not run:
set.seed(4521222)
### Univariate densities
## Unif(-r,r)
y \leftarrow arms(runif(1,-1,1), function(x,r) 1, function(x,r) (x>-r)*(x<r), 5000, r=2)
summary(y); hist(y,prob=TRUE,main="Unif(-r,r); r=2")
## Normal(mean,1)
norldens <- function(x,mean) -(x-mean)^2/2
y \leftarrow arms(runif(1,3,17), norldens, function(x,mean) ((x-mean)>-7)*((x-mean)<7),
          5000, mean=10)
summary(y); hist(y,prob=TRUE,main="Gaussian(m,1); m=10")
curve(dnorm(x,mean=10),3,17,add=TRUE)
## Exponential(1)
y \leftarrow arms(5, function(x) -x, function(x) (x>0)*(x<70), 5000)
summary(y); hist(y,prob=TRUE,main="Exponential(1)")
curve(exp(-x), 0, 8, add=TRUE)
## Gamma(4.5,1)
y \leftarrow arms(runif(1,1e-4,20), function(x) 3.5*log(x)-x,
          function(x) (x>1e-4)*(x<20), 5000)
summary(y); hist(y,prob=TRUE,main="Gamma(4.5,1)")
curve(dgamma(x,shape=4.5,scale=1),1e-4,20,add=TRUE)
## Gamma(0.5,1) (this one is not log-concave)
y \leftarrow arms(runif(1,1e-8,10), function(x) -0.5*log(x)-x,
          function(x) (x>1e-8)*(x<10), 5000)
summary(y); hist(y,prob=TRUE,main="Gamma(0.5,1)")
curve(dgamma(x,shape=0.5,scale=1),1e-8,10,add=TRUE)
## Beta(.2,.2) (this one neither)
y \leftarrow arms(runif(1), function(x) (0.2-1)*log(x)+(0.2-1)*log(1-x),
          function(x) (x>1e-5)*(x<1-1e-5), 5000)
summary(y); hist(y,prob=TRUE,main="Beta(0.2,0.2)")
curve(dbeta(x,0.2,0.2),1e-5,1-1e-5,add=TRUE)
## Triangular
y \leftarrow arms(runif(1,-1,1), function(x) log(1-abs(x)), function(x) abs(x)<1, 5000)
summary(y); hist(y,prob=TRUE,ylim=c(0,1),main="Triangular")
curve(1-abs(x),-1,1,add=TRUE)
## Multimodal examples (Mixture of normals)
lmixnorm <- function(x,weights,means,sds) {</pre>
    \log(crossprod(weights, exp(-0.5*((x-means)/sds)^2 - \log(sds))))
y \leftarrow arms(0, lmixnorm, function(x,...) (x>(-100))*(x<100), 5000, weights=c(1,3,2),
          means=c(-10,0,10), sds=c(1.5,3,1.5))
summary(y); hist(y,prob=TRUE,main="Mixture of Normals")
\texttt{curve}(\texttt{colSums}(\texttt{c}(1,3,2)/6*\texttt{dnorm}(\texttt{matrix}(\texttt{x},3,\texttt{length}(\texttt{x}),\texttt{byrow=TRUE}),\texttt{c}(-10,0,10),\texttt{c}(1.5,3,1.5))),
      par("usr")[1], par("usr")[2], add=TRUE)
### Bivariate densities
## Bivariate standard normal
y \leftarrow arms(c(0,2), function(x) - crossprod(x)/2,
          function(x) (\min(x) > -5)*(\max(x) < 5), 500)
plot(y, main="Bivariate standard normal", asp=1)
## Uniform in the unit square
y \leftarrow arms(c(0.2,.6), function(x) 1,
          function(x) (\min(x)>0)*(\max(x)<1), 500)
plot(y, main="Uniform in the unit square", asp=1)
polygon(c(0,1,1,0),c(0,0,1,1))
## Uniform in the circle of radius r
y \leftarrow arms(c(0.2,0), function(x,...) 1,
          function(x,r2) sum(x^2)<r2, 500, r2=2^2)
plot(y, main="Uniform in the circle of radius r; r=2", asp=1)
curve(-sqrt(4-x^2), -2, 2, add=TRUE)
curve(sqrt(4-x^2), -2, 2, add=TRUE)
## Uniform on the simplex
simp \leftarrow function(x) if (any(x<0) | (sum(x)>1)) 0 else 1
```

ARtransPars 5

```
y \leftarrow arms(c(0.2,0.2), function(x) 1, simp, 500)
plot(y, xlim=c(0,1), ylim=c(0,1), main="Uniform in the simplex", asp=1)
polygon(c(0,1,0), c(0,0,1))
## A bimodal distribution (mixture of normals)
bimodal <- function(x) { log(prod(dnorm(x,mean=3))+prod(dnorm(x,mean=-3))) }</pre>
y \leftarrow arms(c(-2,2), bimodal, function(x) all(x>(-10))*all(x<(10)), 500)
plot(y, main="Mixture of bivariate Normals", asp=1)
## A bivariate distribution with non-convex support
support <- function(x) {</pre>
    return(as.numeric( -1 < x[2] \&\& x[2] < 1 \&\&
                      -2 < x[1] &&
                       (x[1] < 1 \mid | crossprod(x-c(1,0)) < 1))
Min.log <- log(.Machine$double.xmin) + 10</pre>
logf <- function(x) {</pre>
   if (x[1] < 0) return(\log(1/4))
    else
        if (crossprod(x-c(1,0)) < 1) return(log(1/pi))
    return(Min.log)
x \leftarrow as.matrix(expand.grid(seq(-2.2,2.2,length=40),seq(-1.1,1.1,length=40)))
y <- sapply(1:nrow(x), function(i) support(x[i,]))</pre>
plot(x,type=n,asp=1)
points(x[y==1,],pch=1,cex=1,col=green)
z \leftarrow arms(c(0,0), logf, support, 1000)
points(z,pch=20,cex=0.5,col=blue)
polygon(c(-2,0,0,-2),c(-1,-1,1,1))
curve(-sqrt(1-(x-1)^2),0,2,add=TRUE)
curve(sqrt(1-(x-1)^2),0,2,add=TRUE)
sum(z[,1] < 0) # sampled points in the square
sum(apply(t(z)-c(1,0),2,crossprod) < 1) # sampled points in the circle
## End(Not run)
```

ARtransPars

定常 AR 過程のパラメータを求める関数

説明

この関数は長さpのベクトルを、定常AR(p)過程の自己回帰係数ベクトルに写像する。この関数を用いると、定常AR(p)過程のパラメータを求めることができる。

用法

ARtransPars(raw)

引数

raw

長さ p のベクトル

詳細

この関数では、まず raw の各要素を tanh を用いて (0,1) 区間に写像する。こうして得られた数値は定常 AR(p) 過程の 1 次偏自己相関として扱われ、対応する自己回帰係数のベクトルが計算され返される。

6 bdiag

返り値

パラメータ raw に対応する定常 AR(p) 過程の自己回帰係数ベクトル

作者

Giovanni Petris, <GPetris@uark.edu>

参考文献

Jones, 1987. Randomly choosing parameters from the stationarity and invertibility region of autoregressive-moving average models. *Applied Statistics*, 36.

例

```
(ar <- ARtransPars(rnorm(5)))
all( Mod(polyroot(c(1,-ar))) > 1 ) # TRUE
```

bdiag

ブロック対角行列の構築

説明

この関数はブロック対角行列を構築する。

用法

```
bdiag(...)
```

引数

.. 個々の行列、もしくは行列のリスト

返り値

引数を組み合わせて得られる行列

作者

Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

```
bdiag(matrix(1:4,2,2),diag(3))
bdiag(matrix(1:6,3,2),matrix(11:16,2,3))
```

convex.bounds 7

convex.bounds

凸集合の境界を見つける

説明

二分法を用いて、指定された直線に沿って有界な凸集合の境界を見つける。この関数は、主に arms の中で使用される事を意図して作られている。

用法

```
convex.bounds(x, dir, indFunc, ..., tol=1e-07)
```

引数

x 集合の中にある点

dir 方向を指定するベクトル

indFunc 集合に関する指標関数

... indFunc に渡されるパラメータ

tol 許容誤差

詳細

パラメトリックな表現の直線x + t * dir に沿って、二分法が用いられる。

返り値

長さ2のベクトル ans。集合の境界は、x + ans[1] * dir と x + ans[2] * dir になる。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

例

```
## boundaries of a unit circle convex.bounds(c(0,0), c(1,1), indFunc=function(x) crossprod(x)<1)
```

dlm

dlm オブジェクト

説明

関数 dlm は、動的線型モデルのオブジェクトを生成するために使用される。as.dlm と is.dlm では、引数のオブジェクトは動的線型モデルのオブジェクトであるか否かを確認されずに、強制的に動的線型モデルのオブジェクトに変換される。

8 dlm

用法

```
dlm(...)
as.dlm(obj)
is.dlm(obj)
```

引数

obj 任意の R のオブジェクト

詳細

関数 dlm は、動的線型モデルのオブジェクトを生成するために用いられる。生成されるオブジェクトは、上述の名前付き要素を持つリストにクラス属性"dlm"が与えられれたものとなる。

クラス"dlm"には、多数のメソッドが存在する。特に、整合性のある DLM であればそれらをあわせることで、もうひとつ別の DLM を作る事が出来る。

返り値

関数 dlm に関しては、"dlm"クラスのオブジェクトとなる。

名前付きの要素を渡しても良い。

作者

Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

West and Harrison, Bayesian forecasting and dynamic models (2nd ed.), Springer (1997).

関連事項

dlmModReg, dlmModPoly, dlmModARMA, dlmModSeas は、"dlm"クラスの特定のオブジェクトを生成する。

```
## Linear regression as a DLM
x <- matrix(rnorm(10),nc=2)
mod <- dlmModReg(x)
is.dlm(mod)</pre>
```

dlmBSample 9

```
## Adding dlms
dlmModPoly() + dlmModSeas(4) # linear trend plus quarterly seasonal component
```

dlmBSample

状態ベクトルに関する事後分布からの標本抽出

説明

この関数は状態ベクトルの事後分布から、標本抽出を1回分シミュレートする。

用法

dlmBSample(modFilt)

引数

modFilt

要素 m, U.C, D.C, a, U.R, D.R, mod を持つリストであるが、典型的には dlmFilter からの出力となる (dlmFilter の返り値を参照してほしい)。ここで、mod は"dlm"クラスのオブジェクト、もしくは要素 GG, W (更にオプションで JGG, JW, X) を持つリストである。

詳細

ここでの計算は特異値分解に基づく。

返り値

この関数は状態ベクトルの事後分布から抽出された標本を返す。返り値は、m が時系列ならばそれと tsp が同じ時系列となり、そうでなければ行列かベクトルになる。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

West and Harrison, Bayesian forecasting and dynamic models (2nd ed.), Springer (1997).

関連事項

dlmFilter も参照されたい。

10 dlmFilter

dlmFilter

DLM のフィルタリング

説明

この関数ではカルマン・フィルタを用いて、状態ベクトルのフィルタ化値とその分散/共分散行列を計算する。この関数はデフォルトでは"dlmFiltered"クラスのオブジェクトを返す。"dlmFiltered"クラスのオブジェクトについては、residualsとtsdiagに関するメソッドが存在する。

用法

dlmFilter(y, mod, debug = FALSE, simplify = FALSE)

引数

y データ。y はベクトル、行列、一変量もしくは多変量の時系列となる可能

性がある。

mod dlm クラスのオブジェクト、もしくはモデルや事前分布のパラメータを定

義する要素 m0, C0, FF, V, GG, W(更にオプションで JV, JGG, JW, X) を持つ

リスト。

debug FALSE であればより高速な C のコードが使用されるが、そうでなければ計

算はすべて R で実行される。

simplify 出力にデータが含まれるべきか否か?

詳細

ここで行われる計算は、関連する行列の特異値分解 (SVD) に基づく。 y における欠損値は許容される。

返り値

以下に記述する成分を持つリスト。simplify が FALSE であれば、返り値のリストは "dlmFiltered"クラスとなる。

У	行列に変換された入力データ。simplifyがFALSEの場合のみ存在する。
mod	引数 mod と同じ (簡素化される可能性あり)。
m	状態ベクトルのフィルタ化値に関する時系列 (もしくは行列)。この系列は、 最初の観測値の一時点前から始まる。
U.C	次の項目を参照
D.C	U.C と組み合わせて、推定誤差の分散に関する SVD を構築する。 $m[t,]-\theta[t,]$ の分散は、U.C[[t]] %*% diag(D.C[t,]^2) %*% t(U.C[[t]])によって与えられる。
a	観測値が与えられた下における状態ベクトルの予測値に関する時系列 (もしくは行列) であり、最初の観測値の一時点前の値も含まれる。
U.R	次の項目を参照
D.R	U.R と組み合わせて、予測誤差の分散に関する SVD を構築する。 $a[t,]-\theta[t,]$ の分散は、U.R[[t]] %*% diag(D.R[t,]^2) %*% t(U.R[[t]])に

f 観測値の一期先予測に関する時系列(もしくは行列)。

よって与えられる。

dlmForecast 11

警告

mod における観測分散 V は非特異でなければならない。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Zhang, Y. and Li, X.R., Fixed-interval smoothing algorithm based on singular value decomposition, *Proceedings of the 1996 IEEE International Conference on Control Applications*.

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

関連事項

dlm オブジェクトの説明に関してはdlm、SVDから分散行列を得る方法に関してはdlmSvd2var、最尤推定に関してはdlmMLE、カルマン平滑化に関してはdlmSmooth、状態ベクトルの事後分布から標本抽出を行う方法に関してはdlmBSampleを、それぞれ参照されたい。

例

dlmForecast

将来の観測値に関する予測やシミュレーション

説明

この関数は、将来の観測値やシステムの状態に関する期待値と分散を評価する。また、将来の観測値やシステムの状態に関する分布から標本を生成することもできる。

12 dlmForecast

引数

mod "dlm"クラスのオブジェクト、もしくはリスト(要素は m0, C0, FF, V, GG, W であり、これらはモデルや事前分布のパラメータを定義する)。 mod は "dlmFiltered"クラスのオブジェクト(例えば dlmFilter からの出力)

でもよい。

nAhead 予測で必要とされる前方ステップ数

method method="svd"であれば、計算に特異値分解が用いられる。現在実装され

ているのは、method="plain"のみである。

sampleNew sampleNew=n (n は整数) ならば、状態や観測値の予測分布から返される

標本の数が n となる。

返り値

次の成分を持つリスト

a将来の状態に関する期待値(行列)R将来の状態に関する分散(リスト)f将来の観測値に関する期待値(行列)Q将来の観測値に関する分散(リスト)

newStates シミュレートされた将来の状態の値を含む行列のリスト。

リストの各成分が1回分のシミュレーションに対応している。

newObs newStates と同様だが観測値用

sampleNew=FALSEであれば、最後の2つの成分は存在しない。

注記

現在この関数は全てRで書かれているため、特段早いというわけではない。現時点で許容されるモデルは、時不変のモデルのみである。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

```
## Comparing theoretical prediction intervals with sample quantiles
set.seed(353)
n \leftarrow 20; m \leftarrow 1; p \leftarrow 5
mod <- dlmModPoly() + dlmModSeas(4, dV=0)</pre>
W(mod) \leftarrow rwishart(2*p,p) * 1e-1
m0 \pmod{ <- rnorm(p, sd=5)}
C0(mod) <- diag(p) * 1e-1
new < -100
fore <- dlmForecast(mod, nAhead=n, sampleNew=new)</pre>
 \mbox{ciTheory} <- \mbox{(outer(sapply(fore\$Q, FUN=function(x) sqrt(diag(x))), qnorm(c(0.1,0.9)))} \ + \mbox{(outer(sapply(fore\$Q, FUN=function(x) sqrt(diag(x))), qnorm(c(0.1,0.9)))} \ + \mbox{(outer(sapply(fore\$Q, FUN=function(x) sqrt(diag(x))), qnorm(c(0.1,0.9))))} \ + \mbox{(outer(sapply(fore\$Q, FUN=function(x) sqrt(diag(x))), qnorm(c(0.1,0.9)))} \ + \mbox{(outer(sapply(fore\$Q, FUN=function(x) sqrt(diag(x))))} \ + \mbox{(outer(sapply(
                                               as.vector(t(fore$f)))
 \mbox{ciSample} <- \mbox{t(apply(array(unlist(fore\$newObs), dim=c(n,m,new))[,1,], 1,} \\
                                                                        FUN=function(x) quantile(x, c(0.1,0.9)))
plot.ts(cbind(ciTheory,fore$f[,1]),plot.type="s", col=c("red","red","green"),ylab="y")
for (j in 1:2) lines(ciSample[,j], col="blue")
legend(2,-40,legend=c("forecast mean", "theoretical bounds", "Monte Carlo bounds"),
                         col=c("green","red","blue"), lty=1, bty="n")
```

dlmGibbsDIG 13

dlmGibbsDIG

d 個の逆ガンマモデルに関するギブスサンプリング

説明

この関数で実装されているのはギブスサンプラであり、対象となるモデルは特定化において 未知の分散が一つ以上存在する一変量の DLM である。

用法

引数

V	データ	(ベクトルか一変量の時系列)
у	, ,	、、ノールル 父生の別がリナ

mod 観測値が一変量の dlm

a.y 観測値の精度に関する事前分布の平均 b.y 観測値の精度に関する事前分布の分散

a. theta状態の精度に関する事前分布の平均(必要ならリサイクルされる)b. theta状態の精度に関する事前分布の分散(必要ならリサイクルされる)

shape.y 観測値の精度に関する事前分布の形状パラメータ rate.y 観測値の精度に関する事前分布の尺度パラメータ

shape.theta 状態の精度に関する事前分布の形状パラメータ(必要ならリサイクルされる) rate.theta 状態の精度に関する事前分布の尺度パラメータ(必要ならリサイクルされる)

n.sample ギブズサンプラに求められる反復回数

thin破棄される反復結果の回数(thin+1回に一回毎に保存が行われる)ind推定される必要がある状態の分散に関する指標(順番を連ねたベクトル)

save.states シミュレートされた状態を出力に含めるべきか否か?

progressBar 関数を実行している間、テキスト型の進歩バーを表示すべきか否か?

詳細

d 個の逆ガンマモデルは時不変の一変量 DLM であり、その観測分散は未知であり、状態分散(対角行列の対角要素)も未知である。これらの要素のいくつかは既知であるかもしれないが、その場合通常それらは 0 となる。未知の分散に対しては、独立な逆ガンマ事前分布を仮定する。この様な分布は、平均と分散、もしくは形状と尺度によって規定することができる。未知の状態分散に関する事前分布のパラメータには、リサイクル規則が適用される。W の対角要素におけるいくつかが既知の場合、引数 ind を用いれば、状態分散が未知である部分を指定することができる。save.states = TRUE の場合、ギブスサンプラで生成された観測不可能な状態が返される。モデルや使用例に関する更なる詳細については、パッケージのビニエットを参照されたい。

14 dlmLL

返り値

この関数はシミュレートされた値をリストにして返す。

dV 観測分散のシミュレーション値

dW 状態分散(未知の対角要素)のシミュレーション値

theta 状態ベクトルのシミュレーション値

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

例

See the package vignette for an example

dlmLL

状態空間モデルに関する対数尤度の評価

説明

この関数は状態空間モデルの対数尤度を計算する。

用法

dlmLL(y, mod, debug=FALSE)

引数

y データ(ベクトル、行列、もしくは時系列)

mod "dlm"クラスのオブジェクト、もしくはモデルや事前分布のパラメータを

定義する要素 m0, C0, FF, V, GG, W を持つリスト。

debug debug=TRUE なら R のコード、そうでなければより高速な C のコードが

この関数で使用される。

詳細

ここで行われる計算は、特異値分解に基づく。yにおける欠損値は許容される。

返り値

この関数は対数尤度の符号を反転して返す。

警告

mod における観測分散 V は非特異でなければならない。

dlmMLE 15

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Durbin and Koopman, Time series analysis by state space methods, Oxford University Press, 2001. [邦訳] J. ダービン・S.J. クープマン著. 和合肇・松田安昌訳. (2004). 状態空間モデリングによる時系列分析入門. シーエーピー出版.

関連事項

dlmMLE、モデルの方程式の定義に関しては dlmFilter を参照されたい。

例

```
##---- See the examples for dlmMLE ----
```

dlmMLE

最尤法によるパラメータ推定

説明

この関数は、状態空間モデルの特定化において未知パラメータの MLE を返す。

用法

```
dlmMLE(y, parm, build, method = "L-BFGS-B", ..., debug = FALSE)
```

引数

y データ(ベクトル、行列、もしくは時系列)

parm 未知パラメータに関する初期値のベクトル(最適化ルーチンに渡される) build parm と同じ長さのベクトルを受け取って、dlm クラスのオブジェクト(も

しくはそう解釈できるリスト)を返す関数

method この引数は optim に渡される

... optim と build に渡される追加引数

debug 尤度の計算は、debug=TRUE なら全て R で行われ、そうでなければ C の

関数が用いられる。

詳細

対数尤度の評価は dlmLL により行われる。最適化に関しては optim が呼ばれる。モデルを parm 以外の追加パラメータ (引数... を通じて build に渡される)に依存させることもできる。

返り値

関数 dlmMLE は optim から返された値を返す。

16 dlmMLE

警告

引数 build が返す dlm において、観測分散 V は非特異でなければならない。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/. Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

関連事項

dlmLL, dlm

```
data(NelPlo)
### multivariate local level -- seemingly unrelated time series
buildSu <- function(x) {</pre>
  Vsd <- \exp(x[1:2])
  Vcorr <- tanh(x[3])</pre>
  V <- Vsd %o% Vsd
  V[1,2] \leftarrow V[2,1] \leftarrow V[1,2] * Vcorr
  Wsd <- exp(x[4:5])
  Wcorr <- tanh(x[6])</pre>
  W <- Wsd %o% Wsd
  W[1,2] \leftarrow W[2,1] \leftarrow W[1,2] * Wcorr
  return(list(
                m0 = rep(0,2),
                C0 = 1e7 * diag(2),
                FF = diag(2),
                GG = diag(2),
                V = V,
                W = W)
}
suMLE <- dlmMLE(NelPlo, rep(0,6), buildSu); suMLE</pre>
buildSu(suMLE$par)[c("V","W")]
\label{thm:compare with W[1,1] and V[1,1]} StructTS(NelPlo[,1], type="level") ~\#\# compare with W[1,1] and V[1,1]
\label{thm:compare with W[2,2] and V[2,2]} StructTS(NelPlo[,2], type="level") ~\#\# compare with W[2,2] ~and V[2,2]
## multivariate local level model with homogeneity restriction
buildHo <- function(x) {</pre>
  Vsd \leftarrow exp(x[1:2])
  Vcorr <- tanh(x[3])</pre>
  V <- Vsd %o% Vsd
  V[1,2] \leftarrow V[2,1] \leftarrow V[1,2] * Vcorr
  return(list(
                m0 = rep(0,2),
                C0 = 1e7 * diag(2),
                FF = diag(2),
                GG = diag(2),
                V = V,
                W = x[4]^2 * V)
hoMLE <- dlmMLE(NelPlo, rep(0,4), buildHo); hoMLE
buildHo(hoMLE$par)[c("V","W")]
```

dlmModARMA 17

dlmModARMA

ARMA 過程の DLM 表現を生成する

説明

この関数は、dlm クラスのオブジェクト(一変量か多変量の特定の ARMA 過程を表す)を生成する。

用法

dlmModARMA(ar = NULL, ma = NULL, sigma2 = 1, dV, m0, C0)

引数

ar	自己回帰係数を含むベクトル、もしくは行列のリスト (多変量の場合)
ma	移動平均係数を含むベクトル、もしくは行列のリスト (多変量の場合)
sigma2	イノベーションの分散 (もしくは分散行列)
dV	観測雑音の分散(多変量の場合は分散行列の対角要素)。♡ は対角行列と し、そのデフォルト値を 0 と仮定する。
m0	m_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する期待値
CO	C_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する分散行列

詳細

ARMA 過程の DLM 表現には多数の可能性があるが、この関数の返り値によって与えられるのは、その中の 1 つだけである。

返り値

この関数は dlm クラスのオブジェクト (ar, ma, sigma2 によって特定される ARMA モデルを表す) を返す。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

Durbin and Koopman, Time series analysis by state space methods, Oxford University Press, 2001. [邦訳] J. ダービン・S.J. クープマン著. 和合肇・松田安昌訳. (2004). 状態空間モデリングによる時系列分析入門. シーエーピー出版.

関連事項

dlmModPoly, dlmModSeas, dlmModReg

18 dlmModPoly

例

dlmModPoly

n次の多項式 DLM を生成する

説明

この関数は n 次の多項式 DLM を生成する。

用法

```
 dlmModPoly(order = 2, dV = 1, dW = c(rep(0, order - 1), 1), 
 m0 = rep(0, order), C0 = 1e+07 * diag(nrow = order))
```

引数

order	多項式モデルの次数。デフォルト値は確率的な線型トレンドに対応している。
dV	観測雑音の分散
dW	状態雑音の分散行列における対角要素
m0	m_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する期待値
C0	C_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する分散行列

返り値

dlm クラスのオブジェクト (指定された n 次の多項式モデルを表す)

作者

Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.
Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).
West and Harrison, Bayesian forecasting and dynamic models (2nd ed.), Springer, 1997.

関連事項

dlmModARMA, dlmModReg, dlmModSeas

```
## the default
dlmModPoly()
## random walk plus noise
dlmModPoly(1, dV = .3, dW = .01)
```

dlmModReg 19

dlmModRea

回帰モデルの DLM 表現を生成する

説明

この関数は線型回帰モデルの dlm 表現を生成する。

用法

引数

x 計画行列

addInt 論理値: 切片を加えるべきか否か?

dV 観測雑音の分散

dW 状態雑音の分散行列における対角要素

 m_0 m_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する期待値 C_0 C_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する分散行列

詳細

 ${\tt dW}$ を非零のベクトルに設定すると、動的回帰モデルの DLM 表現が得られる。 ${\tt dW}$ のデフォルト値は 0 で、これは標準的な線型回帰に対応している。現在対応しているのは、一変量の回帰のみである。

返り値

dlm クラスのオブジェクト(指定された回帰モデルを表す)

作者

Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

West and Harrison, Bayesian forecasting and dynamic models (2nd ed.), Springer, 1997.

関連事項

dlmModARMA, dlmModPoly, dlmModSeas

```
x <- matrix(runif(6,4,10), nc = 2); x
dlmModReg(x)
dlmModReg(x, addInt = FALSE)</pre>
```

20 dlmModSeas

dlmModSeas

季節要素に関する DLM を生成する

説明

この関数は季節成分に関する DLM 表現を生成する。

用法

引数

frequency	一周期に相当する時点数
dV	観測雑音の分散
dW	状態雑音の分散行列における対角要素
m0	m_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する期待値
CO	C_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する分散行列

返り値

dlm クラスのオブジェクト (frequency で一周期となる過程の季節要素を表す)

作者

Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

Harvey, Forecasting, structural time series models and the Kalman filter, Cambridge University Press, 1989.

関連事項

dlmModARMA, dlmModPoly, dlmModReg、季節成分のフーリエ表現に関してはdlmModTrigを参照されたい。

```
\#\# seasonal component for quarterly data dlmModSeas(4, dV = 3.2)
```

dlmModTrig 21

dlmModTrig

DLM の周期成分に関するフーリエ表現を生成する

説明

この関数が生成する dlm は、指定された周期成分を表す。

用法

dlmModTrig(s, q, om, tau, dV = 1, dW = 0, m0, C0)

引数

g 周期 (整数の場合)	
g DLM に残す調和項の数	
om 周波数	
tau 周期(整数でない場合)	
dV 観測雑音の分散	
dW 状態雑音の分散を表す単一の数値	
$m0$ m_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する期	待値
$C0$ C_0 であり、状態ベクトルの事前分布に関する分割	敦行列

詳細

周期成分は s, om, tau の内のどれか一つだけで指定される。この関数では、s が与えられた場合周期は整数と仮定するが、tau で指定される周期は整数ではないと仮定する。tau の代わりに、周波数 om でも指定ができる。引数 q はモデルに含まれる調和項の数を指定する。tau か om が与えられる場合には、更に q も指定が必要になる。これは、この場合に示唆されるフーリエ表現が、無限に多くの調和項を持つためである。他方 s が与えられる場合には、q のデフォルト値はフーリエ表現が持つ調和項全てとなり、floor(s/2) となる。

最終的に得られる dlm の状態分散は、適切な次元の単位行列に dw をかけたものになる。

返り値

dlm クラスのオブジェクト(周期成分を表す)

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

West and Harrison, Bayesian forecasting and dynamic models (2nd ed.), Springer (1997).

関連事項

dlmModSeas, dlmModARMA, dlmModPoly, dlmModReg

22 dlmRandom

例

dlmRandom

ランダムな DLM

説明

(時不変もしくは時変の) "dlm"クラスのオブジェクトをランダムに生成する。さらに、そのモデルからシミュレートした状態や観測値も一緒に返すことができる。

用法

```
dlmRandom(m, p, nobs = 0, JFF, JV, JGG, JW)
```

引数

m 観測ベクトルの次元p 状態ベクトルの次元

nobs モデルからシミュレートする状態や観測値の数

 JFF
 モデルが時変の FF 要素を持つか否か?

 JV
 モデルが時変の V 要素を持つか否か?

 JGG
 モデルが時変の GG 要素を持つか否か?

 JW
 モデルが時変の W 要素を持つか否か?

詳細

この関数は DLM に関する状態行列、観測行列、分散をランダムに生成する。DLM における状態や観測値の次元には、特定の値が設定できる。状態行列 GG は、厳密に 1 未満の固有値を持つように保証される (これは、DLM が時不変であれば漸近的に定常となることを示唆している)。デフォルトの挙動としては、時不変の DLM を生成する。JFF が TRUE の場合、FF の全要素が nobs 個の観測値に渡って毎時点で変化するようなモデルが生成される。これは、JV, JGG, JW に関しても同様である。

返り値

この関数は以下の成分を持つリストを返す。

mod "dlm"クラスのオブジェクト

theta モデルからシミュレートされた状態ベクトルの行列

y モデルからシミュレートされた観測値の行列

nobs が 0 の場合には、mod 成分だけが返される。

dlmSmooth 23

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Anderson and Moore, Optimal filtering, Prentice-Hall (1979)

関連事項

dlm

例

dlmRandom(1, 3, 5)

dlmSmooth

DLM の平滑化

説明

この関数はカルマン平滑化を用いて、状態ベクトルの平滑化値とその分散共分散行列を計算する。

用法

```
dlmSmooth(y, ...)
## Default S3 method:
dlmSmooth(y, mod, ...)
## S3 method for class dlmFiltered
dlmSmooth(y, ..., debug = FALSE)
```

引数

y このオブジェクトを用いてメソッドが選択される

... 他のメソッドに対して、もしくは他のメソッドから渡される更なる引数

mod "dlm"クラスのオブジェクト

debug debug=FALSE ならより高速な C のコードが使用されるが、そうでなけれ

ば計算は全てRで実行される。

詳細

デフォルトの方法では、データベクトル (もしくは行列) y とモデル mod に関する平滑化分布の平均と分散を返す。

dlmFiltered オブジェクト(通常 dlmFilter を呼び出して生成される)に基づいて同じ出力を作ることもでき、この場合 dlmSmooth.dlmFiltered が使用される事になる。

ここで行われる計算は、関連する行列の特異値分解 (SVD) に基づく。分散は SVD の形で返される。

24 dlmSmooth

返り値

次の要素を持つリスト

s 状態ベクトルに関する平滑化値の時系列(もしくは行列)。この系列は最初 の観測値の一時点前から始まる。

- U.S 次の項目を参照
- D.S U.S と組み合わせて、平滑化誤差の分散に関する SVD を構築する。

警告

mod における観測分散 V は非特異でなければならない。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Zhang, Y. and Li, X.R., Fixed-interval smoothing algorithm based on singular value decomposition, *Proceedings of the 1996 IEEE International Conference on Control Applications*.

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

関連事項

dlmオブジェクトの説明に関してはdlm、SVDから分散行列を得る方法に関してはdlmSvd2var、カルマン・フィルタリングに関してはdlmFilter、最尤推定に関してはdlmMLE、状態ベクトルの事後分布から標本抽出を行う方法に関してはdlmBSample を、それぞれ参照されたい。

```
s <- dlmSmooth(Nile, dlmModPoly(1, dV = 15100, dW = 1470))
plot(Nile, type =o)
lines(dropFirst(s$s), col = "red")

## Multivariate
set.seed(2)
tmp <- dlmRandom(3, 5, 20)
obs <- tmp$y
m <- tmp$mod
rm(tmp)

f <- dlmFilter(obs, m)
s <- dlmSmooth(f)
all.equal(s, dlmSmooth(obs, m))</pre>
```

dlmSum 25

dlmSum

動的線型モデルの外部和

説明

dlmSum は、二つ以上の独立な DLM から唯一の DLM を生成する。%+%は dlmSum の別名である。

用法

```
\begin{array}{l} \text{dlmSum}(\dots) \\ \text{x %+% y} \end{array}
```

引数

```
... dlm クラスのオブジェクトを任意の数だけ並べたもの、もしくはそれらの
リスト
```

x, y

dlm クラスのオブジェクト

返り値

dlm クラスのオブジェクト(引数の外部和を表す)

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

例

```
m1 <- dlmModPoly(2)
m2 <- dlmModPoly(1)
dlmSum(m1, m2)
m1 %+% m2 # same thing</pre>
```

dlmSvd2var

非不定値行列の特異値分解から元の行列を計算する

説明

この関数は、非負定値行列の特異値分解から元の行列を計算する。

```
dlmSvd2var(u, d)
```

26 dropFirst

引数

u 正方行列、もしくは正方行列のリスト(複数時点でベクトル化される場合) d ベクトル、もしくは行列(複数時点でベクトル化される場合)

詳細

返り値

この関数が返すのは、SVD から再構築された非負定値の行列、もしくはそのような行列のリストである (詳細は上記を参照)。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Horn and Johnson, Matrix analysis, Cambridge University Press (1985)

例

```
x <- matrix(rnorm(16),4,4)
x <- crossprod(x)
tmp <- La.svd(x)
all.equal(dlmSvd2var(tmp$u, sqrt(tmp$d)), x)
## Vectorized usage
x <- dlmFilter(Nile, dlmModPoly(1, dV=15099, dW=1469))
x$se <- sqrt(unlist(dlmSvd2var(x$U.C, x$D.C)))
## Level with 50% probability interval
plot(Nile, lty=2)
lines(dropFirst(x$m), col="blue")
lines(dropFirst(x$m - .67*x$se), lty=3, col="blue")
lines(dropFirst(x$m + .67*x$se), lty=3, col="blue")</pre>
```

dropFirst

ベクトルや行列の最初の要素を取り除く

説明

ユーティリティ関数 dropFirst は、ベクトルや行列の最初の要素を取り除く(引数が時系列オブジェクトの場合は、時系列の属性が適切に保持される)。

```
dropFirst(x)
```

FF 27

引数

x ベクトルもしくは行列

返り値

引数が行列の場合、この関数はx[-1]かx[-1,]を返す。引数がtsクラスのオブジェクトの場合、クラスのtsp属性は適切に保持される。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

例

```
(pres <- dropFirst(presidents))
start(presidents)
start(pres)</pre>
```

FF

dlm オブジェクトの要素

説明

dlm クラスのオブジェクトにおける特定の要素を、取得もしくは設定する関数群

```
## S3 method for class dlm
FF(x)
## S3 replacement method for class dlm
FF(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
V(x)
## S3 replacement method for class dlm
V(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
GG(x)
## S3 replacement method for class dlm
GG(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
W(x)
## S3 replacement method for class dlm
W(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
## S3 replacement method for class dlm
m0(x) <- value
## S3 method for class dlm
C0(x)
## S3 replacement method for class dlm
CO(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
```

28 FF

```
JFF(x)
## S3 replacement method for class dlm
JFF(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
## S3 replacement method for class dlm
JV(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
JGG(x)
## S3 replacement method for class dlm
JGG(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
JW(x)
## S3 replacement method for class dlm
JW(x) \leftarrow value
## S3 method for class dlm
X(x)
## S3 replacement method for class dlm
X(x) \leftarrow value
```

引数

xdlm クラスのオブジェクトvalue数値行列 (m0 に関しては数値ベクトル)

詳細

value において欠損値や無限は許容されない。value の次元は、x の特定の要素に関する現在の値と整合しなければならない。

返り値

設定の形態では、更新された dlm オブジェクトとなる。 その他の形態では、x の特定の要素となる。

作者

Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

関連事項

dlm

```
set.seed(222)
mod <- dlmRandom(5, 6)
all.equal( FF(mod), mod$FF )
all.equal( V(mod), mod$V )
all.equal( GG(mod), mod$GG )
all.equal( W(mod), mod$M )
all.equal( m0(mod), mod$m0 )
all.equal( CO(mod), mod$C0)
m0(mod)</pre>
```

meme 29

```
C0(mod)
C0(mod) <- rwishart(10, 6)
### A time-varying model
mod <- dlmModReg(matrix(rnorm(10), 5, 2))
JFF(mod)
X(mod)</pre>
```

mcmc

MCMC による出力を分析するためのユーティリティ関数

説明

この関数は、平均、平均に関する標準偏差、入力ベクトル(もしくは行列)に関する部分平均の系列を返す。

用法

```
mcmcMean(x, sd = TRUE)
mcmcMeans(x, sd = TRUE)
mcmcSD(x)
ergMean(x, m = 1)
```

引数

x マルコフ連鎖モンテカルロシミュレーションの出力を含むベクトル、もし くは行列

sd論理値: モンテカルロ標準偏差の推定値が報告されるべきか否か?mm:NROW(x) における各行において、エルゴード平均が計算される

詳細

通常、引数 \times はシミュレーションからの出力となる。これが行列の場合、列方向はある目標ベクトルに関する継続的なシミュレーション結果になっていると考えられる。その場合、列毎に平均、標準偏差、エルゴード平均が返される。平均に関する標準偏差は、Sokal の方法を用いて推定される (参考文献を参照)。 ∞ mcmcMeans は ∞ mcmcMean の別名である。

作者

Giovanni Petris <GPetris@uark.edu>

参考文献

P. Green (2001). A Primer on Markov Chain Monte Carlo. In *Complex Stochastic Systems*, (Barndorff-Nielsen, Cox and Klüppelberg, eds.). Chapman and Hall/CRC.

```
x <- matrix(rexp(1000), nc=4)
dimnames(x) <- list(NULL, LETTERS[1:NCOL(x)])
mcmcSD(x)
mcmcMean(x)
em <- ergMean(x, m = 51)
plot(ts(em, start=51), xlab="Iteration", main="Ergodic means")</pre>
```

30 residuals.dlmFiltered

NelPlo

Nelson-Plosser マクロ経済時系列

説明

Nelson-Plosser データの一部分

用法

data(NelPlo)

フォーマット

書式は次の通り。

```
mts [1:43, 1:2] -4.39 3.12 1.08 -1.50 3.91 ...
- attr(*, "tsp")= num [1:3] 1946 1988 1
- attr(*, "class")= chr [1:2] "mts" "ts"
- attr(*, "dimnames")=List of 2
..$: NULL
..$: chr [1:2] "ip" "stock.prices"
```

詳細

この系列は、1946年から 1988年までの工業生産と株価(S&P500)を変換(100*diff(log()))した値である。

出典

完全なデータセットは、パッケージ tseries から取得可能である。

例

```
data(NelPlo)
plot(NelPlo)
```

residuals.dlmFiltered

一期先予測誤差

説明

この関数は、フィルタ化された動的線型モデルに関して一期先予測誤差を計算する。

```
## S3 method for class dlmFiltered
residuals(object, ..., type = c("standardized", "raw"), sd = TRUE)
```

residuals.dlmFiltered 31

引数

object "dlmFiltered"クラスのオブジェクト(例えばdlmFilterからの出力)

... 追加引数(未使用)

type 生成される予測誤差が規格化されるか、もしくはそのままか?

sd sd = TRUE の場合、標準偏差も返される。

返り値

一期先予測誤差のベクトル(多変量の場合は行列)であり、type = "standardized"であれば規格化される。元の観測ベクトル(行列)における時系列属性は、一期先予測誤差でも保持される。

sd = TRUE なら返り値はリストとなり、要素 res には一期先予測誤差、要素 sd には対応 する標準偏差が入る。

注記

引数 object の要素には、データが格納された y が含まれる必要がある。なお dlmFilter を呼び出す際に simplify = TRUE とすると、得られる返り値に要素 y は含まれない。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

参考文献

Giovanni Petris (2010), An R Package for Dynamic Linear Models. Journal of Statistical Software, 36(12), 1-16. http://www.jstatsoft.org/v36/i12/.

Petris, Petrone, and Campagnoli, Dynamic Linear Models with R, Springer (2009).

West and Harrison, Bayesian forecasting and dynamic models (2nd ed.), Springer (1997).

関連事項

dlmFilter

```
## diagnostic plots
nileMod <- dlmModPoly(1, dV = 15100, dW = 1468)
nileFilt <- dlmFilter(Nile, nileMod)
res <- residuals(nileFilt, sd=FALSE)
qqnorm(res)
tsdiag(nileFilt)</pre>
```

32 rwishart

rwishart

ランダムウィシャート行列

説明

ウィシャート分布から抽出した標本を生成する

用法

rwishart(df, p = nrow(SqrtSigma), Sigma, SqrtSigma = diag(p))

引数

df 自由度。整数でなければならない。

p シミュレートする行列の次元

Sigma ウィシャート分布のパラメータ行列 Sigma

SqrtSigma ウィシャート分布のパラメータ行列 Sigma の平方根(行列)。Sigma は

crossprod(SgrtSigma) と等しくなる必要がある。

詳細

ウィシャート分布は、非負定値対称行列の集合に関する分布である。その密度は次のようになる。

$$p(W) = \frac{c|W|^{(n-p-1)/2}}{|\Sigma|^{n/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \text{tr}(\Sigma^{-1}W)\right\}$$

ここで n は自由度のパラメータ df であり、c は規格化定数である。ウィシャート分布の平均は $n\Sigma$ であり、要素の分散は次のようになる。

$$Var(W_{ij}) = n(\Sigma_{ij}^2 + \Sigma_{ii}\Sigma_{jj})$$

パラメータ行列は正定値対称行列であるべきで、引数 Sigma か SqrtSigma のいずれかを通じて指定できる。Sigma が指定された場合、SqrtSigma は無視される。Sigma が対称かつ正定値であるかについての確認は行われない。

返り値

この関数は、自由度が df でパラメータ行列 Sigma か crossprod(SqrtSigma) のウィシャート分布から抽出された標本を一つ返す。

警告

この関数は自由度が整数の場合のみ機能する。

注記

メーリングリスト S-news に投稿された、B. Venables による提案に基づく。

作者

Giovanni Petris < GPetris@uark.edu>

USecon 33

参考文献

Press (1982). Applied multivariate analysis.

例

```
rwishart(25, p = 3)
a <- matrix(rnorm(9), 3)
rwishart(30, SqrtSigma = a)
b <- crossprod(a)
rwishart(30, Sigma = b)</pre>
```

USecon

米国のマクロ経済時系列

説明

米国のマクロ経済データ

用法

data(USecon)

フォーマット

書式は次の通り。

```
mts [1:40, 1:2] 0.1364 0.0778 -0.3117 -0.5478 -1.2636 ...
- attr(*, "dimnames")=List of 2
..$: NULL
..$: chr [1:2] "M1" "GNP"
- attr(*, "tsp")= num [1:3] 1978 1988 4
- attr(*, "class")= chr [1:2] "mts" "ts"
```

詳細

この系列は、1978 年から 1987 年までの米国における季調済みの実質通貨供給量'M1' と実質 GNP を変換 (100*diff(log())) した値である。

出典

完全なデータセットは、パッケージ tseries から取得可能である。

```
data(USecon)
plot(USecon)
```

索引

* トピック array	FF 2
dlmSvd2var 25	%+% (dlmSum) 25
* トピック datagen	,
dlmRandom	arms 3,7
* トピック datasets	ARtransPars
NelPlo	as.dlm(dlm)
USecon	
* トピック distribution	bdiag
arms	
rwishart 32	C0 (FF)
*トピック misc	C0<- (FF)
arms	convex.bounds
ARtransPars 5	T 11 16 22 24 21
bdiag 6	dlm 7, 11, 16, 23, 24, 26
	dlmBSample 9, 11, 24
convex.bounds	dlmFilter 9, 10 , 15, 24, 3
dlm	dlmForecast
dlmBSample 9	dlmGibbsDIG
dlmFilter 10	dlmLL 14, 10
dlmForecast	dlmMLE 11, 15, 15 , 24
dlmGibbsDIG	dlmModARMA 8, 17 , 18–2.
dlmLL 14	dlmModPoly 8, 17, 18 , 19-2
dlmMLE	dlmModReg 8, 17, 18, 19 , 20, 2
dlmModARMA 17	dlmModSeas 8, 17-19, 20 , 2
dlmModPoly	dlmModTrig 20, 2
dlmModReg 19	$\mathtt{dlmRandom}$
dlmModSeas 20	dlmSmooth
dlmModTrig21	dlmSum 25
dlmRandom 22	dlmSvd2var 11,24, 2 5
dlmSmooth 23	dropFirst 20
dlmSum	
dlmSvd2var 25	ergMean(<i>mcmc</i>)29
dropFirst 26	
mcmc 29	FF 2
residuals.dlmFiltered 30	FF<- (FF)
* トピック multivariate	GG (FF)
arms 3	, ,
* トピック smooth	GG<-(FF)2
dlmSmooth	is.dlm(dlm)
*トピック ts	15. aim (aim)
dlmFilter 10	JFF (FF)
dlmSmooth	JFF<- (FF)
dlmSum	JGG (FF)
dropFirst	JGG<- (FF)
	(/

JV (FF)	27
JV<- (FF)	27
JW (FF)	27
JW<- (FF)	27
m0 (FF)	
m0 < -(FF)	
mcmc	
mcmcMean(mcmc)	
mcmcMeans (mcmc)	29
mcmcSD(mcmc)	29
NelPlo	30
residuals.dlmFiltered	30
rwishart	
USecon	33
V (FF)	27
V<- (FF)	27
W (FF)	27
W<-(FF)	
W (LT)	<i>41</i>
X (FF)	27
V (FF)	