双対平坦・双直交 Dually flat, dually orthogonal

ryamada

2017年3月5日

- 1 測地線 Geodesic
- 2 平坦 Flatness
 - 2.1 平坦とフィッシャー情報量と接続係数 Flatness, Fisher information and connection coefficient
- 3 二重平坦 Dually flat
 - 。 3.1 正規分布の例 Example; Normal distribution
- 4 双対座標系 Dual coordinate system
 - 。 4.1 正規分布の例 Example, normal distribution

1 測地線 Geodesic

- 飛行機で遠くへ、たとえば大阪からロサンゼルスへ、行くとき、両都市の緯度は大体同じなので、その 緯線に沿って飛ぶかと言えば、そんなことはなく、北東に向かって飛び始めて、だんだん真東へと向 き、南東に向きを変えて到着する。Imagine a flight from Osaka to Los Angels, whose lattitudes are similar. The course is not along the lattitude line but it heads north-east first then heads to east and changes the direction to south-east.
- それが緯線に沿うよりも短距離だから。The flight course is the shortest path.
- 両都市を通る大円に近いコースを取っている。The flight path is along the great circle on which two cities are.
- この大円コースが球面での「まっすぐな線」である。This great circle course is "the straight line" on the sphere.
- したがって、地球表面に緯度・経度という座標の取り方(パラメタの取り方)をしたときには、「まっすぐな線」というのは、座標系に対しては曲線となることを意味している。From this, we can tell that straight lines are curved in the coordinate system of lattitude and longitude.
- このような曲がった空間でのまっすぐな線が測地線。The straight lines in the curved space are geodesics.

2 平坦 Flatness

- 空間には色々な座標の取り方があるが、ある座標系を取って、その座標をきれいな格子と考えて、地図を描き、その地図において、いわゆる直線で進むことにする。前の例では、緯線・経線を引いて、緯線に沿って進む、というような進み方である。We can assign various coordinate systems to a space. Assume you take paths that are linearly expressed in a coordinate system.
- この進み方が、「たまたま」測地線という意味でも「まっすぐな線」であるとき、この座標系の取り方は、「平坦」である、と言う。If the paths appearing straight in the coordinate system are geodesics, then the coordinate system is flat.

2.1 平坦とフィッシャー情報量と接続係数 Flatness, Fisher information and connection coefficient

- フィッシャー情報量は、局所の長さ・内積の測り方を決めている。Fisher information defines local elongation and inner product.
- フィッシャー情報量は座標系の取り方に応じて表現される。Fisher information's expression depends on the coordinate systems.
- フィッシャー情報量は局所の長さを決めているので、曲線を引くときにその長さをどのくらいと見積もるかを決める。Fisher information tells local length, therefore it determins the length of curves/lines in the space because the length is integral of local lengths.
- したがって、フィッシャー情報量が(フィッシャー情報量を構成する関数の変化具合が)曲線に沿ってどう変化するかを検討することで、どのような座標系の取り方は、平坦なのかが解る。This means that the changes of Fisher information along a curve have information whether the curves are geodesics and also have information on flatness of coordinate system.
- 実際、平坦ならば、0になるべき要素を接続係数 $F_{ki,j}^{(lpha)}$ と呼ぶが、それは以下で示されることからもその様子が見て取れる。Actually connection coefficient $F_{ki,j}^{(lpha)}$ is defined so that $F_{ki,j}^{(lpha)}$ should be zero when flat. The formula below implicates that connection coefficients are closely related to Fisher information.

$$egin{align} g(ij) &= \int rac{\partial 2 \sqrt{p}}{\partial heta_i} rac{\partial 2 \sqrt{p}}{\partial heta_j} dx \ &= \int rac{\partial l^{(lpha)}}{\partial heta_i} rac{\partial l^{(-lpha)}}{\partial heta_i} dx \ \end{aligned}$$

$$F_{ki,j}^{(lpha)} = \int rac{\partial}{\partial heta_k} rac{\partial l^{(lpha)}}{\partial heta_i} rac{\partial l^{(-lpha)}}{\partial heta_i} dx$$

• ただし、 $l^{(lpha)}$ はフィッシャー情報量をうまく 2 つの関数の偏微分の積を使って表すために登場した関数。 where $l^{(lpha)}$ stands for function that expresses Fisher information as product of partial derivatives of them.

$$egin{aligned} l^{(lpha)} &= rac{2}{1-lpha} p^{rac{1-lpha}{2}}; lpha
eq 1 \ &= \log p; lpha = 1 \end{aligned}$$

- 接続係数が0になるのは、 $\alpha=\pm=1$ のときであることが示せる。そして $\alpha=\pm1$ の2つはそれぞれ Connection coefficients are 0 only when $\alpha=\pm1$.
- そして、確率分布の多くが、このような座標系のペアを持てることが知られているので、そのような確率分布を配した空間・多様体は二重平坦である、と言われる。Almost all probability distributions are known to have a pair of coordinate systems that are both flat in the space of distributions. And the manifolds are called dually flat.

3 二重平坦 Dually flat

3.1 正規分布の例 Example; Normal distribution

・ 平均m、標準偏差sで表現すれば、Formula of normal distribution with mean m and standard deviation s.

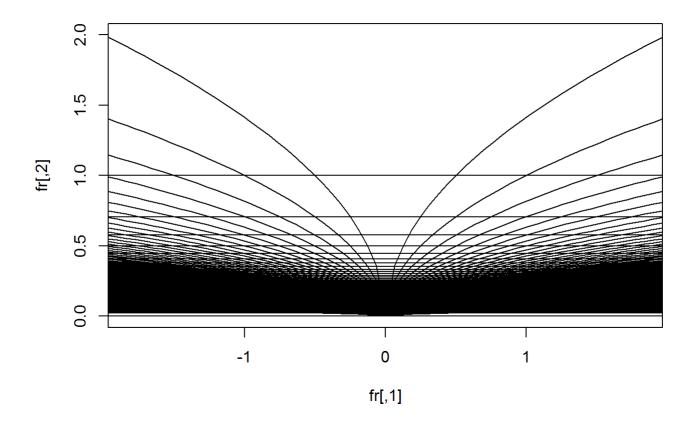
$$p(x|m,s)=rac{1}{\sqrt{2\pi}s}e^{-rac{(x-m)^2}{2s^2}}$$

- これに(m,s)という二次元座標を与えた、と見ることができる。This formula can be read that 2d coordinates (m,s) are given to the distribution.
- 今、異なる 2 つの座標系 (θ_1,θ_2) , (η_1,η_2) を与える。We take two different coordinate systems (θ_1,θ_2) , (η_1,η_2) as below.
- それぞれ、 $\alpha=1, \alpha=-1$ に対応する 2 つの座標系として知られているものである。They are known as coordinate systems corresponding to $\alpha=1, \alpha=-1$.

$$egin{aligned} heta_1 &= rac{m}{s^2} \ heta_2 &= -rac{1}{2s^2} \ m &= -rac{ heta_1}{2 heta_2} \ s^2 &= -rac{1}{2 heta_2} \ \eta_1 &= m \ \eta_2 &= m^2 + s^2 \ m &= \eta_1 \ s^2 &= \eta_2 - \eta_1^2 \end{aligned}$$

- ・ $(heta_1, heta_2)$ の格子を描く Let's draw lattice of $(heta_1, heta_2)$
- 位置によって、格子が作る伸び縮みの具合は変化しているし、直交しているわけでもない The lattice is deformed and the features of elongation varies among locations and the angles are not perpendicular.
- 今、描図に用いている(m,s)が絶対的な座標系ではないので、伸び縮みの変化や角度が「本当のところ」はどうなっているのかは、図からは分からない。それはフィッシャー情報量を各所で調べることによってわかる The coordinate system (m,s) is one of many coodinate systems and it is not the right one. Therefore this drawing does not tell "real" elongation features of (θ_1,θ_2) system. If you want to know the "real" elongation, you have to check its Fisher information.

```
# 正規分布、(m, s)座標に(theta1, theta2)格子
# (theta1, theta2) lattice on the map with (m, s) coordiante system
# s^2 = m/theta1
\# s^2 = -1/(2theta2)
theta1 <- seq (from=1/2, to=1000, by=1/2)
theta2 <- seq(from=1/2, to=1000, by=1/2)
fr <- matrix (c (-1, 0, 1, 1), byrow=TRUE, 2, 2)
plot(fr, asp=1, col=0, ylim=c(0, 2))
t \leftarrow seq(from=0, to=1, length=100) * 2*pi
for(i in 1:length(theta1)){
  points(t, sqrt(t/theta1[i]), type="l")
  points(-t, sqrt(t/theta1[i]), type="I")
}
for(i in 1:length(theta2)){
    abline (h=sqrt(-1/(2*theta2[i])))
}
abline (h=0)
```



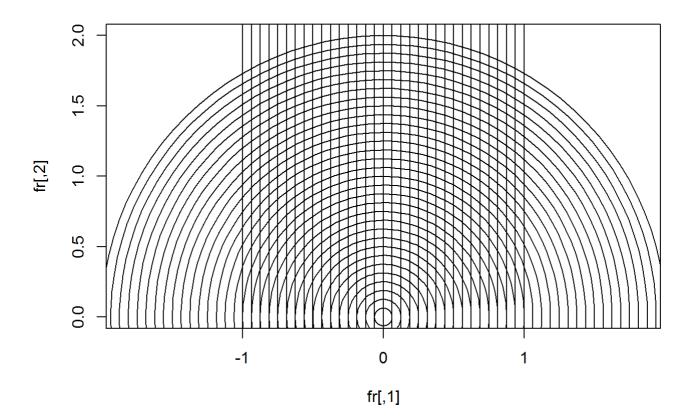
- (η_1, η_2) の格子を描くLet's draw lattice of (η_1, η_2)
- 位置によって、格子が作る伸び縮みの具合は変化しているし、直交しているわけでもない Elongation feaures depends on location. Not perpendicular.
- 今、描図に用いている(m,s)が絶対的な座標系ではないので、伸び縮みの変化や角度が「本当のところ」はどうなっているのかは、図からは分からない。それはフィッシャー情報量を各所で調べることによってわかる For the true elongation, check Fisher information.

```
# 正規分布、(m, s)座標に (eta1, eta2)格子
# (eta1, eta2) lattice on the map with (m, s) coordiante system

# m = eta1
# m^2+s^2=eta2
eta1 <- seq(from=-1, to=1, by=1/(2^4))
eta2 <- seq(from=0, to=2, by=1/(2^4))

fr <- matrix(c(-1, 0, 1, 1), byrow=TRUE, 2, 2)
plot(fr, asp=1, col=0, ylim=c(0, 2))

for(i in 1:length(eta1)) {
   abline(v=eta1[i])
}
t <- seq(from=0, to=1, length=100) * 2*pi
for(i in 1:length(eta2)) {
    points(eta2[i] * cos(t), eta2[i] * sin(t), type="l")
}
```



• (θ_1,θ_2) と (η_1,η_2) の2種類の格子を重ねてみる Draw two coordinate system lattice together.

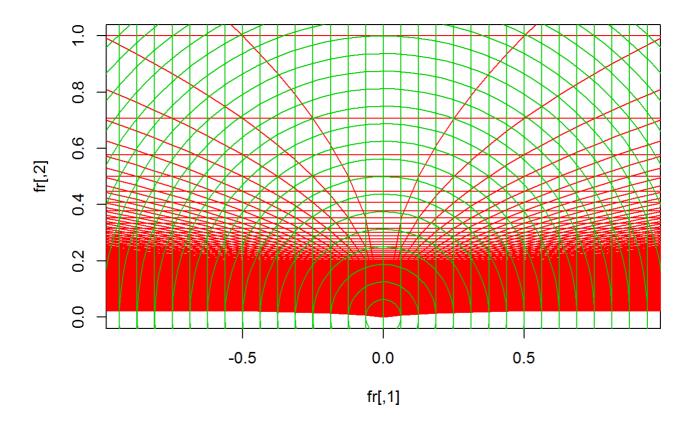
```
fr <- matrix(c(-0.5, 0, 0.5, 0.5), byrow=TRUE, 2, 2)
plot(fr, asp=1, col=0, ylim=c(0, 1))
t <- seq(from=0, to=1, length=100) * 2*pi

for(i in 1:length(theta1)) {
    points(t, sqrt(t/theta1[i]), type="1", col=2)
    points(-t, sqrt(t/theta1[i]), type="1", col=2)
}

for(i in 1:length(theta2)) {
    abline(h=sqrt(-1/(2*theta2[i])), col=2)
}

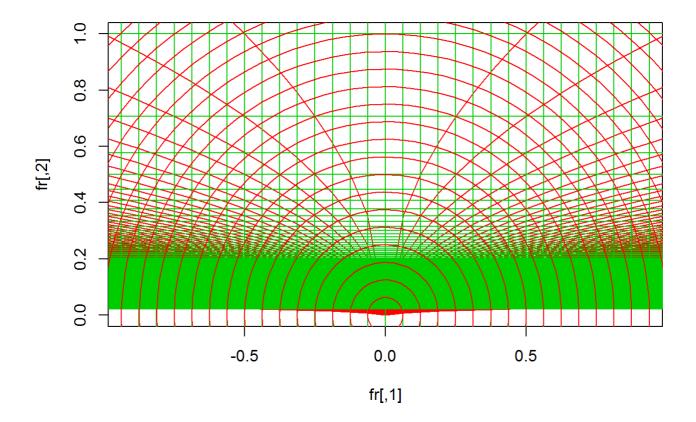
for(i in 1:length(eta1)) {
    abline(v=eta1[i], col=3)
}

t <- seq(from=0, to=1, length=100) * 2*pi
for(i in 1:length(eta2)) {
    points(eta2[i] * cos(t), eta2[i] * sin(t), type="1", col=3)
}</pre>
```



• θ_1 と η_1 とを同じ色で、 θ_2 と η_2 とを同じ色で描きなおしてみる Draw the same but colors are common for θ_i and η_i not for θ_1 と θ_2 .

```
fr \leftarrow matrix (c (-0.5, 0, 0.5, 0.5), byrow=TRUE, 2, 2)
plot(fr, asp=1, col=0, ylim=c(0, 1))
t \leftarrow seq(from=0, to=1, length=100) * 2*pi
for(i in 1:length(theta1)) {
  points(t, sqrt(t/theta1[i]), type="l", col=2)
  points (-t, sqrt (t/theta1[i]), type="l", col=2)
    #segments (0, 0, 2, 2/theta1[i], col=2)
    #segments (0, 0, -2, 2/theta1[i], col=2)
}
for(i in 1:length(theta2)) {
    abline (h=sqrt(-1/(2*theta2[i])), col=3)
for(i in 1:length(eta1)) {
    abline(v=eta1[i], col=3)
t \le seq(from=0, to=1, length=100) * 2*pi
for(i in 1:length(eta2)){
    points (eta2[i] * cos(t), eta2[i] * sin(t), type="1", col=2)
```



4 双対座標系 Dual coordinate system

- 正規分布は2次元多様体であるので、2次元座標を与えられる Coordinate systems of normal distribution is 2d.
- 二つの座標系 (θ_1,θ_2) , (η_1,η_2) を示した Two systems (θ_1,θ_2) and (η_1,η_2) were introduced above.

- この座標系は、正規分布が持つ特別な座標系ペアである They are special for normal distribution.
- どちらも平坦 Both are flat.
- 相互に直交(双直交) Theya re mutually orthogonal (dually orthogonal).
- どちらも、平坦であるというのは、座標系を「信じて」まっすぐに進むとそれが測地線になること。このことは、それぞれの座標系が持つ性質であって、2つの座標系の関係を考える必要がない Both are flat, which means that straight paths in either coordinate system are geodesics. This feature is intrinsic for both system and no interaction between two systems.
- 相互に直交(双直交)であることを考えるには、それぞれの座標系の個々の要素に対応付けをする必要がある。 θ_1 と η_1 とは、ある理由で対応があり、その同じ理由で θ_2 と η_2 とも対応がある、と言うような関係である。一般に、k次元の場合も θ_i と η_i , $i=1,2,\ldots,k$ に対応がある The dual orthogonality is the feature between two systems. Therefore we need a piece of rule between the two systems. The elements of θ system, and the elements of η system are in the one-to-one correspondence relation. θ_1 is something specific for η_1 but not for η_2 .
- このとき、 θ_i と η_j とに関する、偏微分ベクトル(局所の座標方向のベクトルであって、伸び縮みを表すベクトル)同士が、正規直行基底であるかのような性質を持ち、そのことを双直交と言う Now we have mutual relation among θ_i and η_j depending on i=j or $i\neq j$ and the set of partial derivative vectors of θ system and the set of partial derivative vectors of η system are in the relation where the inner products of both system vectors orthonormal. And this relation is called dual orthonormal.
- 正規直行基底であるかのよう、とは、i=jのときには、内積が1であり、 $i\neq j$ のときには内積が0となることである It means that the inner product of the partial derivative vectors of θ_i and η_i is 1 and the inner product of vectors of θ_i and η_j , where $i\neq j$, is 0.
- θ_i と η_i とに関する、偏微分ベクトルと書いたが、
- $heta_i$ のそれは $l^{(lpha=1)}=\log p$ から来る座標系なので、その偏微分ベクトルは $rac{\partial \log p}{\partial heta_i}$ である
- 他方 η_i のそれは $l^{(\alpha=-1)}=p$ から来る座標系なので、その偏微分ベクトルは $\frac{\partial p}{\partial \eta_i}$ 。 The partial derivative vectors are somewhat different between θ system and η system. For θ system, differentiate $\log p$ and for η system, differentiate p itself.
- 別の言い方もできる。 $\int \frac{\partial \log p}{\partial \theta_i} \frac{\partial p}{\partial \eta_i} dx$ は $\int \frac{\partial \log p}{\partial \theta_i} \frac{\partial \log p}{\partial \eta_i} \times p dx$ と変形できるから、 $\log p$ の θ_i と η_j とのそれぞれの偏微分の期待値が1または0になる関係でもある Another explanation is also possible. $\int \frac{\partial \log p}{\partial \theta_i} \frac{\partial p}{\partial \eta_i} dx \text{ can be transformed to } \int \frac{\partial \log p}{\partial \theta_i} \frac{\partial \log p}{\partial \eta_i} \times p dx. \text{ This means } \log p \text{ is partially differentiated with } \theta_i \text{ and } \eta_j \text{ and their "expected value" is 1 or 0.}$

4.1 正規分布の例 Example, normal distribution

- 具体例で確認する Confirm what the above descriptions mean with an example.
- ある正規分布 $N(m,s^2)$ を考え、それを、少し変化させる。変化させる方向は $\theta_1,\theta_2,\eta_1,\eta_2$ とすれば、それぞれの微小変化によって正規分布が変わる、 $x\in R$ 全体にわたって増えたり減ったりする Take an instance of normal distribution $N(m,s^2)$ and change its parameters a bit. The direction of change is in θ_1,θ_2,η_1 or η_2 . With the change in any one of four directions, values of normal distributio for $x\in R$ changes everywhere.
- その変化の総和(xに関する積分)をパラメタの増分で割ったものが、 $\frac{\partial \log p}{\partial \theta_i}$ だったり、 $\frac{\partial p}{\partial \eta_j}$ となる The integral of the changes throughout x should divieded by the change in parameter value, that is approxiamtion of derivative.

- それを確かめるために、(m,s)と (θ_1,θ_2) , (η_1,η_2) とを変換する関数や、 (θ_1,θ_2) のときの $\log N(m,s)$ の値や (η_1,η_2) のときのN(m,s)の値を算出する関数を作る First make some utility functions to perform this numeric experiments.
- 座標の相互変換の関数 Functions to convert coordinates among three systems.

```
my.ms2theta <- function(m, s) {
    theta1 \langle -m/(s^2) \rangle
    theta2 <-1/(2*s^2)
    return (c (theta1, theta2))
}
my. ms2eta \leftarrow function(m, s) {
    eta1 <- m
    eta2 <- s^2+m^2
    return(c(eta1, eta2))
}
my. theta2ms <- function(theta1, theta2) {
    m \leftarrow -theta1/(2*theta2)
    s \leftarrow sqrt(-1/(2*theta2))
    return(c(m, s))
}
my. eta2ms <- function(eta1, eta2) {
    m <- eta1
    s <- sqrt(eta2-eta1^2)
    return(c(m.s))
}
my. theta2eta <- function(theta1, theta2) {
    ms <- my. theta2ms (theta1, theta2)
    my. ms2eta (ms[1], ms[2])
my. eta2theta <- function(eta1, eta2) {
    ms <- my. eta2ms (eta1, eta2)
    my. ms2theta (ms[1], ms[2])
}
```

• それぞれの座標系で、 $\log p$,pを返す関数を作る Functions to return $\log p$ or p for each coordinate systems.

```
# theta系lはlog(p)
my. dnorm. theta <- function(x, theta1, theta2, log=TRUE) {
    ms <- my. theta2ms(theta1, theta2)
    dnorm(x, ms[1], ms[2], log=log)
}
# eta系lはp
my. dnorm. eta <- function(x, eta1, eta2, log=FALSE) {
    ms <- my. eta2ms(eta1, eta2)
    dnorm(x, ms[1], ms[2], log=log)
}
```

• ある特定の正規分布m0=2, s0=1について偏微分ベクトルを求め、双直交性を確認する Take an example normal distribution with m0=2, s0=1 and calculate numeric approximates of partial derivatives for 4 directional changes.

```
m0 \leftarrow 2

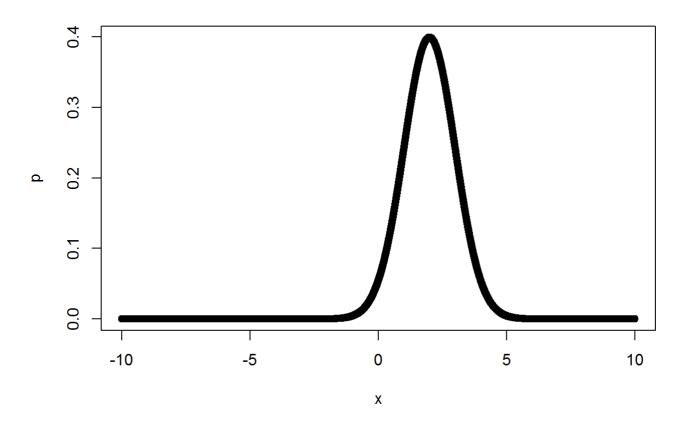
s0 \leftarrow 1

dx \leftarrow 1/1000

x \leftarrow seq(from=-10, to=10, by=dx)

p \leftarrow dnorm(x, m0, s0)

plot(x, p)
```

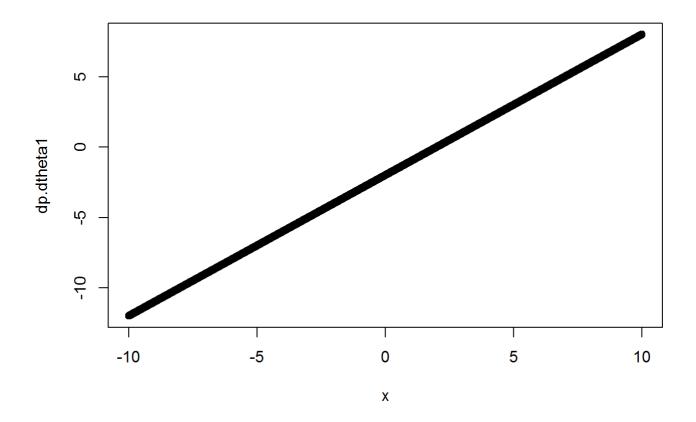


• 対応する θ , η を求める θ , η ?

```
thetas <- my. ms2theta(m0, s0)
etas <- my. ms2eta(m0, s0)
```

• $heta_1$ の偏微分を求める。その増減の様子を描く Partial derivative in the direction of $heta_1$.

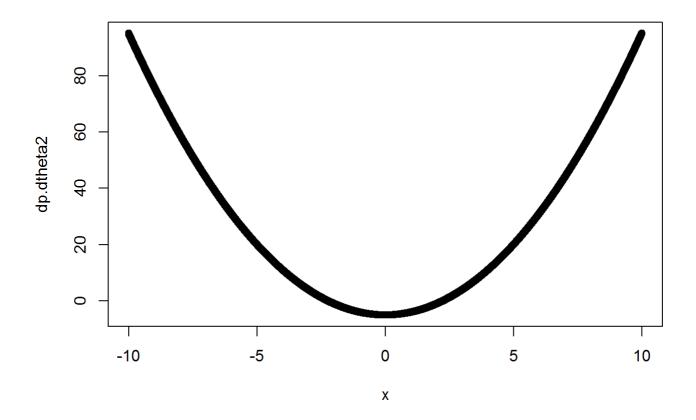
```
d. theta1 \leftarrow 0.0001 dp. dtheta1 \leftarrow (my. dnorm. theta(x, thetas[1]+d. theta1, thetas[2]) - my. dnorm. theta(x, thetas[1], thetas[2])) /d. theta1 plot(x, dp. dtheta1)
```



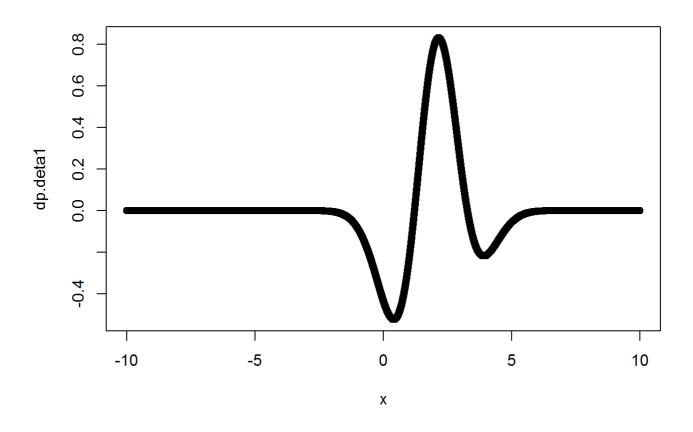
・ $heta_2,\eta_1,\eta_2$ についても同様に求める Same for $heta_2,\eta_1,\eta_2$.

```
d. theta2 <- 0.0001
d. eta1 <- 0.0001
d. eta2 <- 0.0001

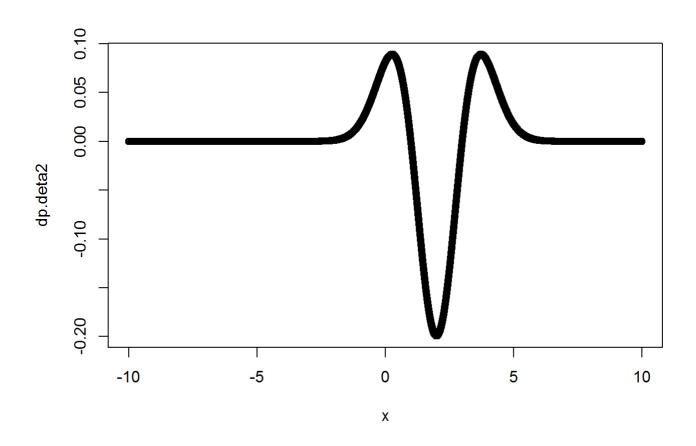
dp. dtheta2 <- (my. dnorm. theta(x, thetas[1], thetas[2]+d. theta2) - my. dnorm. theta(x, thetas[1], thetas[2]))
/d. theta2
plot(x, dp. dtheta2)
```



dp. deta1 \leftarrow (my. dnorm. eta(x, etas[1]+d. eta1, etas[2]) - my. dnorm. eta(x, etas[1], etas[2]))/d. eta1 plot(x, dp. deta1)



dp. deta2 \leftarrow (my. dnorm. eta(x, etas[1], etas[2]+d. eta2) - my. dnorm. eta(x, etas[1], etas[2]))/d. eta2 plot(x, dp. deta2)



• 双直交性の確認 Dual orthogonality is confirmed as;

```
sum(dp. dtheta1 * dp. deta1) * diff(x)[1]
```

[1] 1

sum(dp. dtheta1 * dp. deta2) * diff(x)[1]

[1] -1.513625e-13

sum(dp. dtheta2 * dp. deta1) * diff(x)[1]

[1] 1.013927e-11

sum(dp. dtheta2 * dp. deta2) * diff(x)[1]

[1] 1