# Documentatie proiect Probabilitati si Statistica

Membri echipei: Anghelache Vlad-Alexandru, Orzata Andrei, Ionescu Cristian-Andrei

Lider de echipa: Anghelache Vlad-Alexandru

**Grupa**: 232

Proiect: Proiectul 1- Construirea unui pachet R pentru lucru cu variabile aleatoare continue

## Crearea pachetului varAC:

Pentru crearea pachetului s-au folosit pachetele *devtools* si *roxygen2*, iar ca materiale ajutatoare am folosit documentul suport *rpackage\_instructions.pdf*,

https://tinyheero.github.io/jekyll/update/2015/07/26/making-your-first-R-package.html,

https://r-pkgs.org/description.html si

https://hilaryparker.com/2014/04/29/writing-an-r-package-from-scratch/.

# Anghelache Vlad-Alexandru

#### Cerinta1:

Fiind dată o funcție f, introdusă de utilizator, determinarea unei constante de normalizare k. În cazul în care o asemenea constantă nu există, afişarea unui mesaj corespunzător către utilizator.

#### Rezolvare:

Constanta de normalizare este o constanta cu care inmultim o functie pozitiva pentru a obtine o densitate de probabilitate, adica integrala cu capetele -infinit, infinit a functiei obtinute sa fie 1. Sursa: Normalizing constant, Wikipedia - <a href="https://en.wikipedia.org/wiki/Normalizing">https://en.wikipedia.org/wiki/Normalizing</a> constant

Functia *getNConst* primeste ca paramentru o functie f si intoarce constanta de normalizare, daca aceasta exista, in caz contrar se returneaza NULL si se afiseaza mesajul '*Nu exista constanta de normalizare pentru functia data!*'. In cazul unei erori, se afiseaza si mesajul corespunzator erorii.

Initial functia verifica daca functia data ca parametru este pozitiva, apeland **verif**, care verifica daca minimul functiei f pe intervalul (-10^35, 10^35), limita la infinit si la minus infinit sunt mai mari sau egale cu 0. Daca valoarea returnata de **verif** este 0 atunci se afiseaza 'Functia nu este pozitiva!', altfel se trece la urmatorul pas.

Se calculeaza integrala de la - infinit la infinit a functiei f cu ajutorul functiei *integrate* si se returneaza inversa acestei valori.

Printscreen-uri cod:

Functia verif

# Functia getNConst

```
getNConst <- function(f){</pre>
   tryCatch(
     ok <- verif(f)
     if(ok == 0)
       print("Functia nu este pozitiva!")
      return()
     val <- integrate(f,-Inf,Inf)$value
     if(val \ll 0)
       print("Nu exista constanta de normalizare pentru functia data!")
       return()
     else{
      return(val^(-1))
  },
   error=function(cond){
     print("Nu exista constanta de normalizare pentru functia data!")
     print(cond)
     return()
. }
```

#### Cerinta2:

Verificarea dacă o funcție introdusă de utilizator este densitate de probabilitate.

## Rezolvare:

Functia *isDensity* verifica primeste o functie f ca parametru si returneaza 0 daca functia nu este densitate de probabilitate si 1 in caz contrar. Cu ajutorul functiei *verif* de mai sus se verifica daca functia este pozitiva. Daca functia este pozitiva se verifica daca integrala cu capetele -inf si inf a functiei este 1. In cazul unei erori se afiseaza mesajul erorii si se returneaza 0.

### Functia isDensity

#### Cerinta3:

Crearea unui obiect de tip variabilă aleatoare continuă pornind de la o densitate de probabilitate introdusă de utilizator.

#### Rezolvare:

Cu ajutorul lui **setClass** am creat clasa **contRV** care reprezinta tipul variabila aleatoare continua. Fiecare instanta a clasei **contRV** va avea in componenta doua functii: **d**, densitatea de probabilitate, care va fi introdusa de utilizator si **r**, functia de repartitie, care se va calcula plecand de la **d**.

```
setClass("contRV",representation(d = "function", r = "function"))
```

Am folosit **setValidity** pentru a asigura faptul ca functia data ca parametru in momentul crearii obiectului de tip **contRV** este densitate de probabilitate. **setValidity** primeste ca parametri numele clasei **contRV** si o functie **validRV**, care se foloseste de **isDensity**, si care returneaza **TRUE** daca functia este densitate de probabilitate. Daca aceasta nu indeplineste conditiile necesare se va afisa mesajul 'Functia nu este densitate de probabilitate'.

```
validRV <- function(object) #se verifica daca functia data este densitate de probabilitate

{
   if(isDensity(object@d) == 1)
   {
      TRUE
   }
   else{
      paste("Functia nu este densitate de probabilitate")
   }
} setvalidity("contRV", validRV)</pre>
```

Pentru a initializa functia de repartitie *r* cu ajutorul densitatii de probabilitate *d* definim o specializare a functiei generice *initialize* pentru clasa *contRV*. Aceasta este apelata indirect prin intermediul lui *new*.

Pentru construirea functii de repartitie plecand de la **d** am definit functia **makeRep** care primeste o functie si returneaza functia de repartitie, creata cu ajutorul lui **integrate**.

Crearea unui obiect se va face cu ajutorul functiei *makeVA*:

```
makeVA <- function(f) {
  v1 <- new("contRV", d = f)
  return(v1)
}
v1 <- makeVA(test2)</pre>
```

#### Ionescu Cristian Andrei

# Cerinta 4:

Reprezentarea grafică a densității și a funcției de repartiție pentru diferite valori ale parametrilor repartiției. În cazul în care funcția de repartiție nu este dată într-o formă explicită(ex. repartiția normală) se acceptă reprezentarea grafică a unei aproximări a acesteia.

#### Rezolvare:

Cu ajutorul functiei plot(), putem reprezenta grafic densitatea si functia de repartitie.

Am reprezentat grafic pentru distributia binomiala, folosind functia dbinom pentru densitate, iar pbinom pentru functia de repartitie.

Functia *printContRV* genereaza reprezentarile grafice ale densitatii de probabilitate si functiei de repartitie pentru un obiect de tip variabila aleatoare continua, tip definit la punctul 3. Functia primeste ca parametru o o v a continua (*contRV*) si doi parametrii care vor reprezenta limita inferioara si superioara a secventei pe care se vor constui graficele. Pentru densitatea de probabilitate graficul se realizeaza printr-un apel al functiei *plot()*. Pentru functia de repartitie, intrucat este construita cu ajutorul functiei *integrate()*, care nu poate avea ca parametru pentru limita superioara o colectie, am construit o functie auxiliara *aux()*. Aceasta functie primeste ca parametrii colectia si functia de repartitie, aplica pentru fiecare element din colectie functia de repartitie, salveaza intr-o alta colectie valorile obtinute, iar apoi returneaza acea colectie. Asadar, pentru reprezentarea grafica a functiei de repartitie vom apela *plot()*, folosind functia *aux()* in locul functiei de repartitie.

```
printContRV <- function(RV, i, j){
    x <- seq(i,j,by = 0.005)
    plot(x, RV@d(x), main = "probability density function")
    aux <-function(f,x)
    {
       vec <- c()
       for (el in x) {
          vec <- append(vec,f(el))
       }
       return (vec)
    }

    plot(x, aux(RV@r,x), main = "cumulative distribution function")
}</pre>
```

#### Cerinta 5:

Calculul mediei, dispersiei şi a momentelor iniţiale şi centrate până la ordinul 4(dacă există). Atunci când unul dintre momente nu există, se va afişa un mesaj corespunzător către utilizator.

#### Rezolvare:

Pentru calculul momentelor initiale si centrate, am folosit functia **moment** . Antetul functiei este:

```
moment(x, order=1, center=FALSE, absolute=FALSE, na.rm=FALSE)
```

Aceasta functie primeste ca parametrii un vector numeric ce contine valorile pentru care trebuie calculate momentele, ordinul momentului pentru care se face calculul, acesta fiind default 1, bool center care indica daca momentul este centrat sau initial (true daca este centrat, false

altfel), absolute daca momentul este absolut, si na.rm care indica daca valorile NA trebuie sterse inainte de a porni calculul.

Atunci cand center si absolute sunt pastrate cu valoarea default (FALSE), atunci momentul este calculat simplu ca:  $sum(x \land order) / length(x)$ 

Pentru a abstractiza apelul functiei pentru toate cazurile disponibile (momente initiale/centrate, de la ord 1..4), am facut o functie momentsCompute, ce primeste ca parametru vectorul numeric, acesta folosind o structura repetitiva pentru a itera prin toate cele 4 ordine si pentru a calcula momentul centrat, cat si initial, cu acel ordin. In cazul in care momentul nu exista, se va afisa un mesaj de eroare catre utilizator.

#### Cerinta 6:

Calculul mediei şi dispersiei unei variabile aleatoare g(X), unde X are o repartiție continuă cunoscută iar g este o funcție continuă precizată de utilizator.

#### Rezolvare:

Pentru aceasta cerinta, am implementat functia dispersionCompute(x, g), ce primeste ca parametrii repartitia continua cunoscuta si functia continua precizata de utilizator.

```
dispersionCompute <- function(x, g)
{
    return (integrate(g, lower = 1, upper = Inf)$value)
}</pre>
```

Pentru calculul dispersiei, calculam integrala de la 1 la Infinit din g(X), functie transmisa de utilizator.

Pentru calculul mediei, folosim functia din R mean(x)

# Orzață Andrei

Pentru cerințele 10 și 11 am folosit funcția care reprezintă prima și a doua depistare a unor particule radioactive de către un  $f(x,y) = \begin{cases} 0.64e^{-0.8y} & 0 < x < y \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}.$ 

contor Geiger într-un laborator. Particulele apar în fața contorului conform unui process Poisson cu rata  $\lambda=0.8$ 

# #Cerinta 10: #densitatea comuna a celor doua variabile f <- function(x,y) { if(0 < x && x<y) return ((0.64)\*(1/exp((0.8)\*y))) else return(0) }</pre>

Originea exemplului: https://dlsun.github.io/probability/joint-continuous.html

#### Cerinta10:

Calculul covarianței și coeficientului de corelație pentru două variabile aleatoare continue.

#### Rezolvare:

Sursa:

https://en.wikipedia.org/wiki/Probability\_density\_function https://en.wikipedia.org/wiki/Pearson\_correlation\_coefficient https://en.wikipedia.org/wiki/Covariance https://en.wikipedia.org/wiki/Expected\_value Curs 8 seria 23.pdf

Covariația este o măsură a cât de mult două variabile aleatoare variază împreună. Ce are ca definiție formula de mai jos, unde X şi Y sunt două variabile aleatoare continue şi E reprezintă media.

$$Cov[X, Y] = E[XY] - E[X]E[Y].$$

Aducem formula la o formă mai utilă.

$$\begin{aligned} \text{cov}(X,Y) &= \mathbf{E}[(X - \mathbf{E}[X]) \, (Y - \mathbf{E}[Y])] \\ &= \mathbf{E}[XY - X \, \mathbf{E}[Y] - \mathbf{E}[X]Y + \mathbf{E}[X] \, \mathbf{E}[Y]] \\ &= \mathbf{E}[XY] - \mathbf{E}[X] \, \mathbf{E}[Y] - \mathbf{E}[X] \, \mathbf{E}[Y] + \mathbf{E}[X] \, \mathbf{E}[Y] \\ &= \mathbf{E}[XY] - \mathbf{E}[X] \, \mathbf{E}[Y], \end{aligned}$$

Vom calcula E[XY], E[X], E[Y] dupa formula:

$$\mathrm{E}[X] = \int_{\mathbb{R}} x f(x) \, dx,$$

Astfel avem:

```
covvAC <- function(f)
{
    #Valoarea asteptată/Media fiecaror variabile in parte
    EXY <- integrate(function(y) { sapply(y, function(y) {
        integrate(function(x) x*y*f(x,y), 0, y)$value
    })
    }, 0, Inf)$value

EX <- integrate(function(y) { sapply(y, function(y) {
        integrate(function(x) x*f(x,y), 0, y)$value
    })
    }, 0, Inf)$value

EY <- integrate(function(z) { sapply(y, function(y) {
        integrate(function(x,y) y*f(x,y), 0, Inf)$value
    })
    }, 0, Inf)$value

return (EXY-(EX*EY))
}</pre>
```

Unde vom folosi funcția integrate() și sapply() (care pastrează dimensiunea rezultatelor funcției f ) pentru a crea Integralele duble.

Funcţia **covVAC()** preia în f densitatea comuna a variabilelor continue aleatoare X şi Y, calculând valorile aşteptate / mediile lui X, Y şi a combinaţiei dintre cele două şi întoarce conform formulei de mai sus, covariaţia.

Pentru Coeficientul de corelație între X şi Y avem următoarea formulă:

$$Cor(X,Y) = \rho = \frac{Cov(X,Y)}{\sigma_X \sigma_Y}.$$

În care elementul lipsă, deviația standard va fi calculată utilizând:

$$\sigma = \sqrt{\int_{\mathbf{X}} (x-\mu)^2 \, p(x) \, \mathrm{d}x}, ext{ where } \mu = \int_{\mathbf{X}} x \, p(x) \, \mathrm{d}x,$$

```
cvVAC <- function(f)
{
    #Calculam deviatia standard pentru X si Y
    devX <- integrate(function(x) x*f(x,y), 0, y)$value
    devY <- integrate(function(x) y*f(x,y), 0, Inf)$value
    return (covVAC()/(devX*devY))
}</pre>
```

Funcţia **cvVAC()** preia în f densitatea comuna a variabilelor continue aleatoare X şi Y, calculează deviaţia fiecăruia şi o stochează în variabilele devX, devY şi conform formulei de mai sus, utilizând funcţia de covariaţie **covVAC()**, returnează valoare coeficientului de corelaţie.

#### Cerinta11:

Pornind de la densitatea comună a două variabile aleatoare continue, construirea densităților marginale şi a densităților condiționate.

#### Rezolvare:

Sursa:

https://en.wikipedia.org/wiki/Conditional\_probability\_distribution https://en.wikipedia.org/wiki/Marginal distribution

Vom începe utilizând formulele de mai jos:

$$f_X(x) = \int_c^d f(x,y) dy,$$
 and  $f_Y(y) = \int_a^b f(x,y) dx$ 

where  $x \in [a,b]$ , and  $y \in [c,d]$ .

acestea pentru densitațile marginale

si

acestea pentru cele conditionate,

 $f_{Y\mid X}(y\mid x) = rac{f_{X,Y}(x,y)}{f_{Y\mid X}(x)}$ 

```
FDensitati Marginale
JMarX <- function(f)

val <- integrate(function(x) f(x,y), 0, y)$value
  return (val)

JMarY <- function(f)

val <- integrate(function(y) f(x,y), 0, Inf)$value
  return (val)
}</pre>
```

```
#Densitati Conditionale
dCondYX <- function(f)
{
    fxy <- integrate(function(y) { sapply(y, function(y) {
        integrate(function(x) x*y*f(x,y), 0, y)$value
    })
    }, 0, Inf)$value
    val <- (fxy/dMarX())
    return (val)
}

dCondXY <- function(f)
{
    fxy <- integrate(function(y) { sapply(y, function(y) {
        integrate(function(x) x*y*f(x,y), 0, y)$value
    })
    }, 0, Inf)$value
    val <- (fxy/dMarX())
    return (val)
}</pre>
```

observând legătura dintre ele.

Pentru densitatea conditionata am folosit pentru f X,Y formula de mai sus.

$$\Pr\left(X>0,Y>0
ight)=\int_{0}^{\infty}\int_{0}^{\infty}f_{X,Y}(x,y)\,dx\,dy.$$

în funcțiile **dMarY()** și **dMarX()** se preia în f densitatea comuna a variabilelor continue aleatoare X și Y și conform formulei descrise anterior se returneză valorile densitații marginală în variabila val.

În **dCondXY()**, **dCondYX()**, folosind funcțiile menționate anterior şi media/ valoarea aşteptată a densității comune a variabilelor continue aleatoare X şi Y, se calculează conform formulei şi se returnează valorile densitații cond în val

#### Cerinta12:

Construirea sumei și diferenței a două variabile aleatoare continue independente folosind formula de convoluție.

#### Rezolvare:

Sursa:

https://en.wikipedia.org/wiki/Convolution\_of\_probability\_distributions https://en.wikipedia.org/wiki/Sum\_of\_normally\_distributed\_random\_variables https://dlsun.github.io/probability/sums-continuous.html

Fie X şi Y variabile aleatoare continue independente, rezulta ca T (sau Z), densitatea sumei, lor este convolutia dintre celor două:

$$f_T(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \cdot f_Y(t-x) \, dx.$$

De aici putem afla prin calcul matematic că suma și diferența, asumând faptul că variabilele sunt normal distribuite, au ca și  $\mu_{X+Y} = \mu_x + \mu_y$ , respectiv,  $\mu_{X-Y} = \mu_x - \mu_y$ , însă variația este la fel pentru amândouă,  $\sigma_{X+Y}^2 = \sigma_x^2 + \sigma_{y^*}^2$ ,  $\sigma_{X-Y}^2 = \sigma_x^2 + \sigma_{y^*}^2$ .

(Plus) Explicație matematică:

$$\begin{split} f_X(x) &= \mathcal{N}(x; \mu_X, \sigma_X^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_X} e^{-(x-\mu_X)^2/(2\sigma_X^2)} \\ f_Y(y) &= \mathcal{N}(y; \mu_Y, \sigma_Y^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Y} e^{-(y-\mu_Y)^2/(2\sigma_Y^2)} \\ \sigma_Z &= \sqrt{\sigma_X^2 + \sigma_Y^2} \\ f_Z(z) &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Y} \exp\left[-\frac{(z-x-\mu_Y)^2}{2\sigma_Y^2}\right] \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_X} \exp\left[-\frac{(x-\mu_X)^2}{2\sigma_X^2}\right] dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2\pi}\sigma_X\sigma_Y} \exp\left[-\frac{\sigma_X^2(z-x-\mu_Y)^2 + \sigma_Y^2(x-\mu_X)^2}{2\sigma_X^2\sigma_Y^2}\right] dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2\pi}\sigma_X\sigma_Y} \exp\left[-\frac{\sigma_X^2(z^2 + x^2 + \mu_Y^2 - 2xz - 2z\mu_Y + 2x\mu_Y) + \sigma_Y^2(x^2 + \mu_X^2 - 2x\mu_X)}{2\sigma_Y^2\sigma_X^2}\right] dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2\pi}\sigma_X\sigma_Y} \exp\left[-\frac{x^2(\sigma_X^2 + \sigma_Y^2) - 2x(\sigma_X^2(z-\mu_Y) + \sigma_Y^2\mu_X) + \sigma_X^2(z^2 + \mu_Y^2 - 2z\mu_Y) + \sigma_Y^2\mu_X^2}{2\sigma_Y^2\sigma_X^2}\right] dx \\ f_Z(z) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Z} \exp\left[-\frac{(z - (\mu_X + \mu_Y))^2}{2\sigma_Z^2}\right] \end{split}$$

```
106 -
  109 -
                     val <- integrate(function(x) funcX(x)*funcY(t-x), -Inf, Inf)value return(val)
  110
  111
  112
  113 -
  114
                 \label{eq:miux} \begin{array}{lll} \mbox{miuX} <- & \mbox{integrate(funcX, -Inf, Inf)} \mbox{value} \\ \mbox{miuY} <- & \mbox{integrate(funcX, -Inf, Inf)} \mbox{value} \\ \mbox{varX} <- & \mbox{integrate(function(x) } \mbox{$(x^2)$*funcX(x), -Inf, Inf)} \mbox{$value - miux^2$} \\ \mbox{varY} <- & \mbox{integrate(function(y) } \mbox{$y^2$*funcy(y), -Inf, Inf)} \mbox{$value - miuy^2$} \\ \end{array}
  118
  119
  120
121
                 print("SUMA")
                 print(miux+miuY)
  122
                 print(varx+varY)
                 print("DIFERENTA")
                 print(miux-miuY)
  126
                 print(varx+varY)
  127
  128
  129 - }
  130
118:71
           SumDif(f) $
                                                                                                                                                                                                                    R Script ±
```

Pentru calculu variației am folosit formula:

$$\operatorname{Var}(X) = \int_{\mathbb{R}} x^2 f(x) \, dx - \mu^2,$$

Funcția **SumDif()** preia densitățile a două variabile aleatoare continue X şi Y, în **funcX()** şi **funcY()**, şi folosind formulele matematice anterioare calculează densitatea sumei acestora în

**funcZT(),** precum variația și media diferențelor sumei și diferențe, urmând ca acestea să fie salvate în variabile **miux, miuy** și **varx, vary** respectiv, urmând ca acestea să fie calculate pentru sumă și diferență și afișate în consolă cu ajutorul funcției print().