Figyelem!

Minden itt található kód megtalálható a melléklet.txt-ben!

0. Feladat:

Tisztelt Hallgató!

Ha ezt olvassa, akkor remélem sikeresen letöltötte a feladatsort.

Figyelmesen olvassa el a feladatokat és csak arra válaszoljon amire kell.

Az R felületén futassa le a következő R kódot, amelybe be kell helyettesítenie a saját NEPTUN kódját az xyz63v helyére (kisbetűket ée számjegyeket használjon!

A kapott ax, ay, az, av, ss, ev, részvény értékeket jegyezze meg. Sőt a megoldás fájlba ezeket is adja meg!

Mielőtt elkezdjük a ZH megoldását, generálnunk kell adatokat amelyekkel dolgozni tudunk. A következőhöz hasonló kódot fog majd biztosítani a vizsgáztató, amelyet a Console felületére kell bemásolni, ezzel megkapva a ZH-hoz használandó paramétereket:

```
> x="y86i0i"; #neptun kód
> z=charToRaw(iconv(x, "latin1", "UTF-8"))
> for (i in 1:6) v=paste("0x",z,sep="")
> e=strtoi(v)
> ax=e[1];ay=e[2];az=e[3];av=e[4];ss=sum(strtoi(v))+9
> cat("ax=",ax,"\n")
ax= 121
> cat("ay=",ay,"\n")
ay= 56
> cat("az=",az,"\n")
az=54
> cat("av=",av,"\n")
av= 105
> cat("ss=",ss,"\n")
ss= 498
> ar=c( "FB", "AAPL", "AMZN", "GOOG", "NFLX", "TSLA")
> ai=ss-6*floor(ss/6)
> ev=2019-(ss-10*floor(ss/10))
> cat("ev=",ev,"\n")
> cat("reszveny=",ar[ai+1],"\n")
reszveny= FB
```

Feladat paramétereinek generálása

Ne felejtsük el, hogy a ZH-t valamilyen dokumentumban is kell rögzíteni (pontosabban a megoldások kódjait, adatait, paramétereit), így célszerű feladatról feladatra vezetni egy word dokumentumot. Ennek formátuma nem kötött, de ahogy a feladat is kijelentette:

```
"Sőt a megoldás fájlba ezeket is adja meg!"
Úgyhogy figyeljetek oda ezekre, ne így menjenek el a pontok!
```

A kód Console-ban történő futtatását követően haladhatunk tovább az első feladatra, amely a korábban generált paramétereket felhasználja majd!

1. Feladat

```
Készítse el a következő 1100 elemű kétdimenziós
mintarealizációt:
A generálás előtt állítsa be a set.seed(ss) értéket.
        set.seed(ss)
        nx=600
        v=matrix(c(ax,abs(ax-ay),abs(ax-ay),ay),2)
        w=chol(v)
        z1=-log(runif(nx))
        z2=-log(runif(nx))
        zm=matrix(c(z1,z2),ncol=2)
        zn=zm%*%w
```

Az első feladat megint csak könnyű eset, egyszerűen csak másoljuk ki a mintarealizációt létrehozó kódrészletet, és futtassuk le!

```
> set.seed(ss)
> nx = 600
> v=matrix(c(ax,abs(ax-ay),abs(ax-ay),ay),2)
> w=chol(v)
> z1=-\log(runif(nx))
> z2=-\log(runif(nx))
> zm=matrix(c(z1,z2),ncol=2)
> zn=zm%*%w
```

Mintarealizáció generálása

Ha megvizsgáljuk a zn mátrixot - tehát a mátrixot amely tartalmazza a feladatok megoldásához szükséges adatokat - rájövünk, hogy Sanyi bácsi nem 1100 hanem 1200-as méretű mátrixot generáltatott ki velünk:

Rare Sanyi bácsi L

Sebaj, ez nem hátráltat minket a további munkában!

2. Feladat

Készítsen az előző kétdimenziós zn mintarealizációról statisztikai elemzést, azaz becsülje meg a paramétereket, ferdeséget, lapultságot! Továbbá vizsgálja meg a peremek függetlenségét!

Itt hirtelen úgy tűnhet, hogy sokat kér a feladat, így bontsuk részekre! Először is, csináljunk a zn mátrixról **általános statisztikai elemzést**:

> summary(zn) V1 V2Min. : 0.02409 : 0.4419 Min. 1st Qu.: 3.06816 1st Qu.: 5.4005 Median : 7.51216 Median : 9.3168 Mean :10.6251 Mean :10.91901 3rd Qu.:15.39214 3rd Qu.:14.1196 :79.04646 Max. :52.8759 Max.

Általános statisztikai elemzés

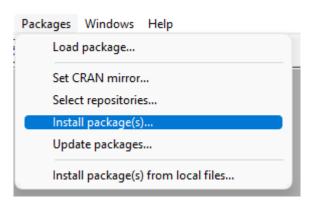
Az elemzés részleteit érdemes rögzíteni a megoldást tartalmazó fájlunkba:

- Min. : Az adott vektorban tapasztalt legkisebb érték
- **1st Qu.** : Első kvartilis, a megfigyelések 25%-a ettől az értéktől kisebb

- **Median**: Az adott vektorban tapasztalt medián
- Mean : Átlag, (ínyenceknek empirikus közép)
- **3rd Qu** : Harmadik kvartilis, a megfigyelések 75%-a ettől az értéktől kisebb
- Max: Az adott vektorban tapasztalt legnagyobb érték

Következő részfeladat a paraméterek ferdeségének megállapítása, amelyhez a skewness() parancsot érdemes használni, ez viszont nem jár az R alapvető verziójával. Nem esünk kétségbe: A skewness() parancs az moments csomagban található, így ezt le kell töltenünk! (Mindenféleképpen érdemes először kipróbálni, hogy a skewness() parancs elérhető-e, mielőtt időt pazarolunk a csomag letöltésére!)

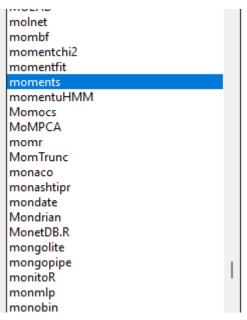
A csomagot a következőképpen tudjuk beszerezni:



moments csomag beszerzése (1)



moments csomag beszerzése (2)



moments csomag beszerzése (3)

Az "OK" gombra kattintva elindul a gyors letöltés, és már használható is a csomag a következőképpen:

```
> library(moments)
> skewness(zn)
[1] 1.927752 1.477755
```

Ferdeség megállapítása

A **lapultság** meghatározását a **kurtosis** () parancs hajtja végre, amely ugyancsak az moments csomagot hívja segítségül:

```
> kurtosis(zn)
[1] 8.271304 6.633745
```

Lapultság vizsgálata

Az utolsó részfeladat a peremek függetlenségét kéri. Erre a cor () parancs ad megoldást, amelyet így használunk:

Peremek függetlenségének vizsgálata

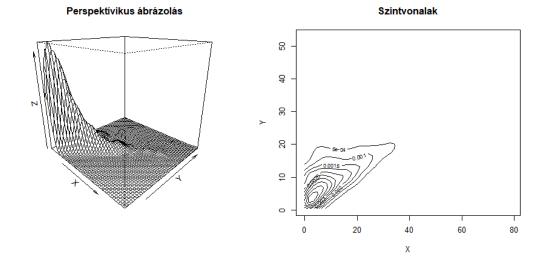
3. Feladat

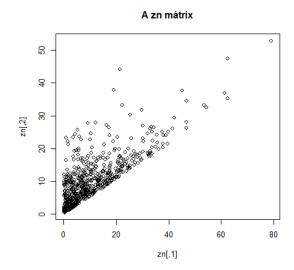
Ezenkívül készítsen többdimenziós ábrázolást szintvonalakkal és perspektívikusan is (feliratozással, a kétdimenziós eloszlás jól látható legyen)!

A szintvonalak ábrázolását a **contour()** paranncsal, míg a perspektivikus ábrázolást a **persp()** paranccsal tudjuk megvalósítani. Mivel érdemes az ábrázolásokat egy ablakban prezentálni, a **par()** parancs segítségét hívjuk, amelynek meg tudunk adni egy mátrix méretet, amely alapján az feltudja osztani a plot ablakot X * Y nagyságúra (teszem azt, 2x2 ablakban 4 db plot fér el). A megvalósítás a következő:

Szintvonalak, perspektivikus ábrázolás megvalósítása

és az eredmény:





A kiszámított adatokból kapott ábrák, feliratozva

4. Feladat:

Generáljon geometriai Brown folyamatot (várható érték: mu= ax, szórás: sigma=(ax+ay)/(ax+ay+az) értékkel, az időintervallum 100 egység)!

A generálás előtt állítsa be a set.seed(ss+27) értéket.

Ábrázolja és vizsgálja meg a statisztikai jellemzőket!

Mielőtt elkezdenénk, figyelmesen olvassuk el a feladatot: A Geometriai Brown folyamat és a Brown folyamat két különböző gráf, nehogy

rosszat számoljunk! A feladat most Geometriai Brown folyamatot kér tőlünk, de a Brown folyamat is benne van a mellékletek között!

Story time a megértéshez:

A Brown folyamatok a részecskék mozgásának véletlenszerűségét használja ki annak reményében, hogy ha ezt a véletlenszerű mozgást ráillesztjük egy részvény ismert adataira, sikeresen tudjuk előre jelezni a részvény árának haladását. Természetesen ez is csak egy becslés, így nem lehetünk milliomosok belőle! Inkább arra használják, hogy szimuláljanak egy hiteles részvény haladást.

A Geometriai Brown folyamatot kétféleképpen tudjuk generálni, csomaggal vagy anélkül.

a) Csomag megoldás

Az **LSMRealOptions** nevű R könyvtár tartalmaz egy úgynevezett **GBM_simulate()** függvényt, amely célja egy Geometrikus Brown folyamat szimulálása. A használatához ismernünk kell a paramétereit.

Használat:

GBM simulate(n, t, mu, sigma, S0, dt)

Paraméterek:

n - Mennyi szimulációt szeretnénk

t - A becslés mérete években (az utolsó becslés napja mikor van)

mu - A Geometriai Brown folyamat várható értéke

sigma - A Geometriai Brown folyamat szórása

so - A szimuláció kezdő értéke (részvény ára)

dt - Megfigyelések nagysága. A kezdő értéktől (s0) mekkora lépésekkel érünk el az utolsó naphoz (t).

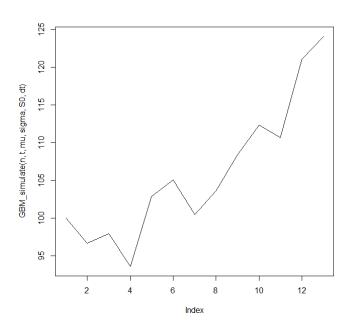
Példák:

Csináljunk egy szimulációt egy részvény 1 éven keresztül tartó haladására úgy, hogy havonta egyszer vizsgálódunk!

set.seed(1) <- 1 # Reprodukálás</pre>

n <- 1 # Egy szimuláció kell most csak

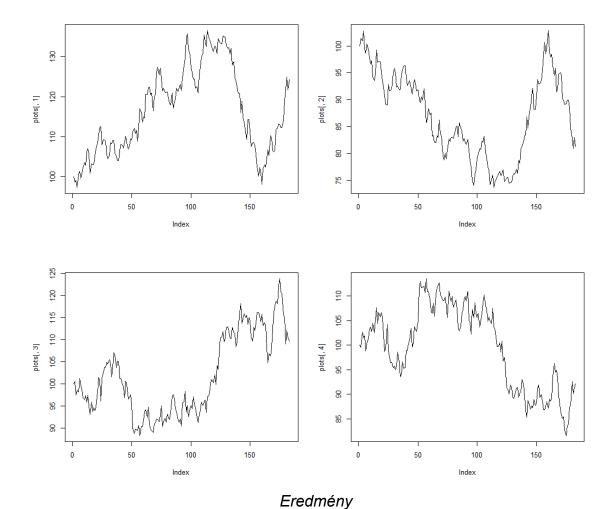
```
t <- 1 # Egy évre szeretnénk előrevetíteni
mu <- 0.05 # Várható érték
sigma <- 0.2 # Szórás
S0 <- 100 # A részvény kezdő értéke
dt <- 1/12 # Havonta egyszer vizsgálódunk
plot(GBM simulate(n, t, mu, sigma, S0, dt), type='l')</pre>
```



Eredmény

Csináljunk négy szimulációt egy részvény fél éven keresztül tartó haladására úgy, hogy naponta egyszer vizsgálódunk!

```
set.seed(1) # Reprodukálás
par(mfrow=c(2,2)) # 2x2 plot
n <- 4 # Négy szimuláció kell
t <- 1/2 # Félévre szeretnénk előrevetíteni
mu <- 0.09 # Várható érték
sigma <- 0.4 # Szórás
S0 <- 100 # A részvény kezdő értéke
dt <- 1/365 # Naponta egyszer vizsgálódunk
plots <- GBM_simulate(n, t, mu, sigma, S0, dt);
# Több plot kell, mivel több szimuláció
plot(plots[,1], type='l') # 1. generáció
plot(plots[,2], type='l') # 2. generáció
plot(plots[,3], type='l') # 3. generáció
plot(plots[,4], type='l') # 3. generáció</pre>
```



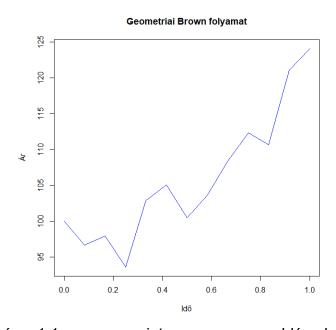
b) Kézi megoldás

A kézi megoldás ugyanazt csinálja mint a csomag, csak bele tudunk nézni a "motorháztető alá" és meg tudjuk vizsgálni mi is történik igazán. Ez vizuálisan szebb látvány / megoldás, nem csak egy command kiadása.

A kód (megtalálható a mellékletben):

```
> gbm <- function(mu, sigma, T, S0, dt) {</pre>
      set.seed(1);
      # Lépések megadása
+
+
      t < - seq(0, T, dt)
      # Inicializáció
      S <- numeric(length(t))</pre>
      S[1] < - S0
      # Generáljuk le a GBM szimuláció eredményeit
      for(i in 2:length(t)) {
          dW < - rnorm(1, mean = 0, sd = sqrt(dt))
          S[i] \leftarrow S[i-1] \exp((mu - 0.5*sigma^2)*dt + sigma*dW)
      # Rajzoljuk ki a gráfot
      plot(t, S, type = "l", main = "Geometriai Brown folyamat",
           xlab = "Idő", ylab = "Ár", col = "blue")
+
> # Hívjuk meg a függvényt
> gbm (mu = 0.05, sigma = 0.2, T = 1, S0 = 100, dt=1/12)
```

Kivitelezés (első példa megoldása)



Eredmény, 1:1 ugyanaz, mint a csomag megoldás első példája

Emlékeztetőként:

Generáljon geometriai Brown folyamatot (várható érték: mu=ax, szórás: sigma=(ax+ay)/(ax+ay+az) értékkel, az időintervallum 100 egység)!

A generálás előtt állítsa be a set.seed(ss+27) értéket.

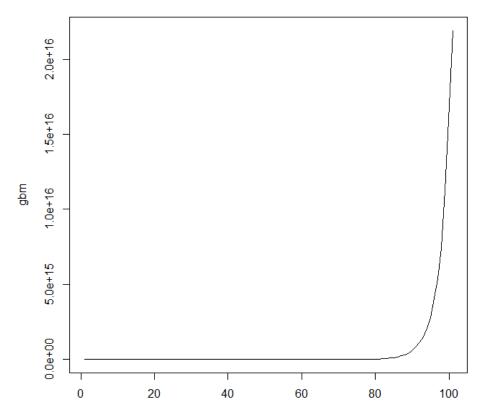
Ábrázolja és vizsgálja meg a statisztikai jellemzőket!

Csomag megoldás:

```
> set.seed(ss+27) # Reprodukálás
> n <- 1 # Egy szimuláció kell most csak
> t <- 100/365 # 100 napra szeretnénk előrevetíteni
> mu <- ax # Várható érték
> sigma <- (ax+ay)/(ax+ay+az) # Szórás</pre>
> S0 <- 100 # A részvény kezdő értéke
> dt <- 1/365 # Naponta egyszer vizsgálódunk</p>
> gbm <- GBM simulate(n, t, mu, sigma, S0, dt);</pre>
> plot(qbm, type='l')
> summary(qbm)
                      Median
     Min.
            1st Ou.
                                            3rd Ou.
                                    Mean
                                                         Max.
1.000e+02 3.900e+05 1.532e+09 7.681e+14 5.292e+12 2.192e+16
> skewness (qbm)
[1] 5.134
> kurtosis(qbm)
[1] 27.89741
>
```

Megoldás csomaggal

A kapott eredmény egy exponenciális görbe lesz a magas várható érték miatt, ami nem meglepő, mivel a Geometriai Brown folyamatot más néven Exponenciális Brown folyamatnak is nevezik, exponenciális természetéből kifolyólag.



Exponenciális (Geometriai) Brown folyamat

Ugyanígy oldjuk meg a feladatot a kézzel írt megoldással:

```
> gbm <- function(mu, sigma, T, S0, dt, ss) {</pre>
     set.seed(ss+27);
     # Lépések megadása
     t < - seq(0, T, dt)
     # Inicializáció
     S <- numeric(length(t))</pre>
     S[1] <- S0
     # Generáljuk le a GBM szimuláció eredményeit
     for(i in 2:length(t)) {
         dW \leftarrow rnorm(1, mean = 0, sd = sqrt(dt))
         S[i] \leftarrow S[i-1] \cdot \exp((mu - 0.5 \cdot sigma^2) \cdot dt + sigma \cdot dW)
     # Rajzoljuk ki a gráfot
     return(S);
+
> # Hívjuk meg a függvényt
> S < -gbm(mu = ax, sigma = (ax+ay)/(ax+ay+az), T = 100/365, S0 = 100, dt=1/365, ss)
        > summary(S);
                     1st Qu.
                                  Median
                                               Mean
                                                       3rd Qu.
        1.000e+02 3.900e+05 1.532e+09 7.681e+14 5.292e+12 2.192e+16
        > skewness(S);
        [1] 5.134
        > kurtosis(S);
```

Kézi megoldás

A kódot kissé átszerkesztettem annak érdekében, hogy az eredményeket tudjuk statisztikailag elemezni. A változtatás annyiban merül ki, hogy az S paramétert (amely az árakat tartalmazza) return()-el visszaadom, majd kint meghívom rá a már megszokott statisztikai elemző metódusokat.

5-6. Feladat

Töltse le az R kód futtatásával kapott részvény adatait a

https://finance.yahoo.com/quote/reszveny/history?p=re
szveny

honlapról az ev változó értékének megfelelően (január 01-től december 31-ig)!

Vizsgálja meg milyen eloszlású a napi záró árak megváltozásának logaritmusa (javasolt a logreturn, azaz $\ln(x_{(n+1)}/x_n)$ értékek vizsgálata) (minimum khí négyzet próba, ez azt jelenti, hogy meg kell adni az eloszlást paraméterekkel)!

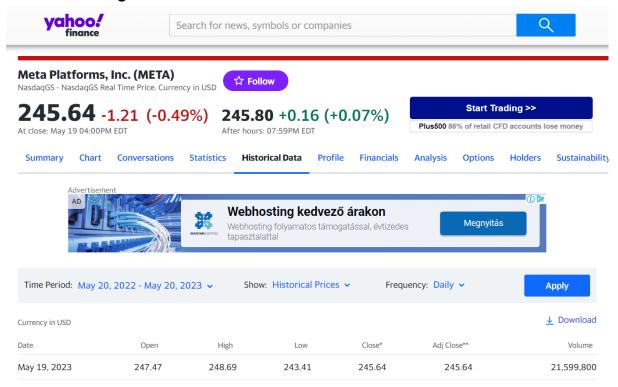
Grafikus ábrázolás, pontbecslések és intervallumbecslések!

Ha visszaemlékezünk, amikor az adatokat generáltuk a **0. Feladatban,** kaptunk egy "ar" változót is, amely a részvény nevét tartalmazza. Ennek a részvénynek a nevét kell beilleszteni a biztosított linkbe. Az én esetemben a "FB" (Facebook) részvényei jutottak, így az "FB"-t kell bemásolnom a link-be:

https://finance.yahoo.com/quote/FB/history?p=FB

(különleges eset lehet, hogy a FB mostmár META, de hála a jó égnek az FB-re is tudott reagálni a yahoo finance, így nem hiszem hogy időközben történő névváltoztatás itt bármilyen akadályt okozna)

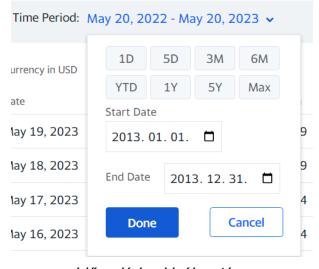
Ez a felület fogad minket:



Yahoo finance: META (korábban FB) részvények

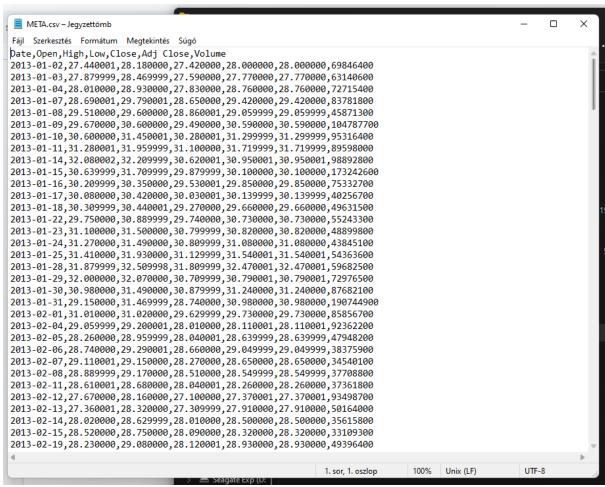
Ha a feladatot tovább olvassuk, megtudjuk, hogy a generált adatok között ott van egy "ev" nevű változó is, amely nálam 2011. Kicsit korrigálok ezen, mivel a yahoo finance 2013-ig tartja számon a részvényeket, így ezzel az évvel dolgozom. A feladat azt is megmondja, hogy Január 1 és December 31 közötti információkat kell beszereznünk, így megvan minden információ amire szükségünk van.

Töltsük le a megfelelő adatokat!



Időperiódus kiválasztása

A dátum kiválasztása után nyomjunk a Download gombra, és letöltésre kerül egy META.csv fájl (természetesen ez mindenkinek a saját részvénye lesz, nálam most META). Mielőtt elkezdünk dolgozni, bizonyosodjunk meg róla hogy a letöltött fájl tényleg a kívánt évnek megfelelő adatokat tartalmaz-e!



2013-as META részvények adatai

Az adatok helyesek, haladjunk tovább! Használjuk az alábbi kódot a csv fájl beolvasására, valamint a logreturn értékek kinyerésére és elemzésére!

```
> details <- read.csv("E:/Letöltések/misc/gazd/META.csv") #csv fájl beolvasása
> logreturn = c() #logreturn létrehozása
> zaro <- details$Close #A záró értékek kinyerése
> for (i in 1:length(zaro)-1) {
+    logreturn[i] = abs(log(zaro[i+1]/zaro[i])) #logreturn értékek begyűjétse
+ }
> chisq.test(logreturn) #Khi-négyzet teszt

    Chi-squared test for given probabilities

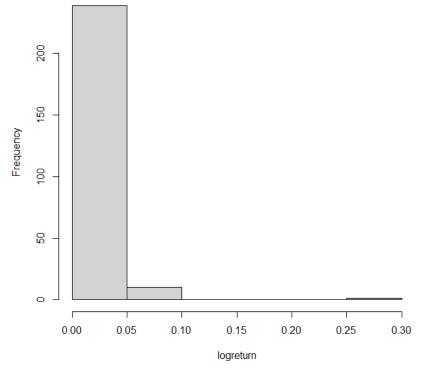
data: logreturn
X-squared = 5.8058, df = 249, p-value = 1

Warning message:
In chisq.test(logreturn) : Chi-squared approximation may be incorrect
>    #Statisztikák
> hist(logreturn, main="záró árak változása")
> plot(logreturn)
```

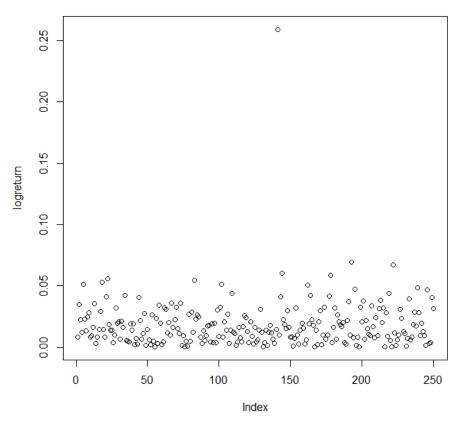
5. feladat megoldása

A kapott plot-ok:

záró árak változása



logreturn hisztogramja



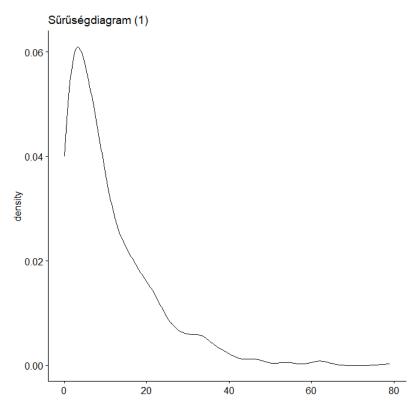
logreturn értékeinek kirajzolása

BÓNUSZ

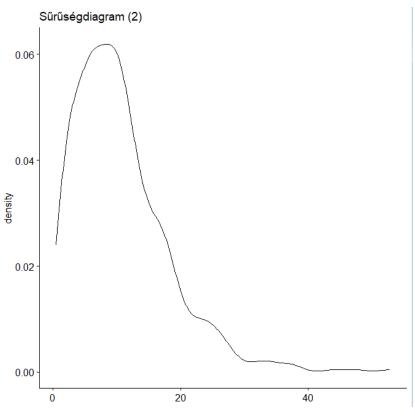
Ezek a kérdések is előfordulhatnak, bár csak egy esetet találtam ahol ez történt. Minden feladathoz oda írom hol fordulhat elő.

2. feladat+ : Eloszlás vizsgálat

Eloszlás vizsgálatot a ggdensity() függvénnyel tudunk végezni, amelyhez be kell szereznünk a ggpubr csomagot! Használata egyszerű, csak egy oszlopot kell megadnunk neki a zn mátrixból! A sűrűségfüggvényből meg tudjuk állapítani az eloszlást!



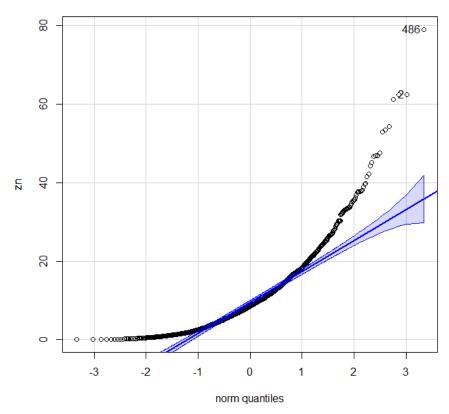
zn[,1] eloszlás vizsgálata, ez egy Poisson eloszlás



zn[,2] eloszlás vizsgálata, ez is egy Poisson eloszlás

Az eloszlások vizsgálatához kvantilis diagramot is alkalmazhatunk, amelyből ugyancsak megmondható hogy egy sűrűség milyen eloszlásból származik. Segítségül a qqplot() függvényt hívjuk, amely a car csomagban található meg.

És a kapott eredmény:



A kapott kavntilis-kvantilis plot

Az eredményből csak azt tudjuk megmondani, hogy normális eloszláshoz lényegében köze nincsen a zn adathalmaznak, annak természete erősen ferdített. Pontosabb becslést az eloszlás

természetére a korábban bemutatott módszer adhat nekünk, a sűrűségdiagram.

3. feladat+: Poisson folyamat

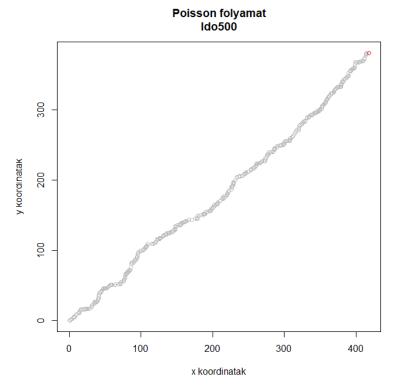
Őszintén szólva ez nem tudom miről szól de a generálás az legitnek tűnik szóval ezt is beleteszem ide, hátha kérdezi valamikor. A kódot amint elindítjátok, szépen ki fog rajzolódni a a folyamat lépésről lépésre.

A felhasznált kód, (should work):

```
> poisson <- function () {
+    set.seed(ss+17)
+    x <- y <- x.new <- y.new <-x.new.p <- y.new.p <- vector ()
+    for (i in 1:500) {
+         x <- rpois (1, (ax+az) / (ax+ay+az))
+         y <- rpois (1, (ax+az) / (ax+ay+az))
+         x.new <- c(x.new, x)
+         y.new <- c(y.new, y)
+         x.new.p <- cumsum(x.new)
+         y.new.p <- cumsum(y.new)
+         plot (x.new.p, y.new.p, type="b", main=paste("Poisson folyamat\nIdo", i,sep=""),
+         xlab="x koordinatak", ylab="y koordinatak", col=c (rep ("gray", i-1), "red"), pch=c (rep (20,1-1),1))
+    }
+    poisson_g <- matrix(c(x.new.p,y.new.p), ncol= 2)
+    return (poisson_g)
+    }
> poisson generalt <- poisson ()</pre>
```

Poisson folyamat generálása

A kapott gráf:



Poisson folyamat

A függvény visszatérési értékként visszaadja a kirajzolt értékeket, így tudunk rajtuk különböző statisztikai elemzéseket végrehajtani:

```
> summary(poisson generalt)
       V1
                       V2
Min.
           0.0
                 Min.
                           0.0
                        :
 1st Qu.:106.8
                 1st Qu.:104.0
Median :222.0
                 Median :184.0
Mean :217.0
                        :188.1
                 Mean
3rd Ou.:327.5
                 3rd Ou.:283.0
                 Max. :381.0
Max. :418.0
> skewness(poisson generalt)
                 0.02818425
[1] -0.07481129
> kurtosis(poisson generalt)
[1] 1.752028 1.865649
```

Poisson folyamat elemzése