```
1.Functia frepcomgen(n, m):
frepcomgen <- function(n, m)</pre>
 joint_distribution = generate_random_joint_distribution(n, m)
 print("Repartitia comuna completa")
 print(joint distribution)
 partial joint distribution = erase some values(joint distribution = joint distribution)
 print("Repartitia comuna incompleta")
 print(partial_joint_distribution)
 return(partial joint distribution)
a) generate_random_joint_distribution
  x = c(sample(1:(10 * n), n, rep=FALSE))
  y = c(sample(1:(10 * m), m, rep=FALSE))
  x = sort(x)
  y = sort(y)
  aux = matrix(sample(1:(n*m), n * m, replace = TRUE), nrow = n, ncol = m)
  joint distribution = matrix(0, nrow = n + 2, ncol = m + 2)
      -imi generez in x si y valorile pentru cele doua variabile discrete
      -in aux voi avea o matrice de NxM elemente pe care le voi insuma si apoi
       le voi normaliza si trece in joint_distribution astfel incat ele sa poata
       reprezenta o repartitie comuna(impart la suma lor initiala)
        joint_distribution[i, j] = aux[i - 1,j - 1]
        joint distribution[i, j] = joint distribution[i, j] / sum(aux)
      -in joint_distribution voi avea pe prima linie si pe prima coloana,
       valorile lui y, respectiv valorile lui x; pe ultima linie si ultima
       coloana voi avea probabilitatile valorilor lui y, respectiv x
              joint_distribution[i + 1, 1] = x[i]
              joint_distribution[i + 1, m + 2] = rowSums(aux)[i]
              joint distribution[1, i + 1] = y[i]
              joint_distribution[n + 2, i + 1] = colSums(aux)[i]
b) erase_elements
      - parcurg elementetele matricei in spirala in sensul ceasului iar de
      fiecare data cand am un viraj, elementul din viraj il sterg
if (erase[posx, posy + 1] == TRUE){ # daca e liber in dreapta merg
  erase[posx, posy] = FALSE
  posy = posy + 1
} else if (erase[posx + 1, posy] == TRUE) { # daca nu e liber in dreapta merg in jos
  joint distribution[posx, posy] = -1
  d = 2
} else {
  joint_distribution[posx, posy] = -1 # daca nu pot nici in jos atunci ma opresc
  ok = FALSE
}
      - la fel si pentru celelalte directii doar ca se schimba a doua directie
      ca optiune :
            - in jos \rightarrow in stanga
            - in stanga → in sus
```

```
2. Functia fcomplrepcom
```

-cat timp la pasul anterior au fost gasite noi elemente in matrice se face o noua iteratie prin matrice si se incearca aflarea unui nou element al matricei

```
if (A[r. col] != -1) {
    no_elem_line = 1 + no_elem_line
   sum_line = sum_line + A[r, col]
if (no_elem_line == C - 3) {
 ans = A[r, C] - sum line
 return(ans)
}
for (row in 2:(R - 1)) {
 if (A[row, c] != -1) {
   no elem col = 1 + no elem col
    sum col = sum col + A[row, c]
}
if (no elem col == R - 3) {
 ans = A[R, c] - sum_col
 return(ans)
}
```

-pentru elementele care reprezinta probabilitatile ale valorilor lui X:

- ma uit pe aceeasi linie, daca el este singurul lipsa atunci este egal cu 1 suma elementelor de pe linie
- ma uit pe aceeasi coloana, daca el este singurul lipsa atunci este egal cu suma elementelor de pe aceeasi coloana -la fel si pentru Y

3. Functia care calculeaza Cov(5x, -3y)

- mai intai calculez covarianta variabilelor:
mean\_xy = 0
for (row in 2:(nrow(joint\_distribution) - 1)) {
 for (col in 2:(ncol(joint\_distribution) - 1)) {
 mean\_xy = (mean\_xy + (joint\_distribution[row, col] \* joint\_distribution[1, col] \* joint\_distribution[row, 1]))
 }
}
mean\_x = 0
mean\_y = 0
for (row in 2:(nrow(joint\_distribution) - 1)) {
 mean\_x = (joint\_distribution[row, 1] \* joint\_distribution[row, ncol(joint\_distribution)] + mean\_x)
}
for (col in 2:(ncol(joint\_distribution) - 1)) {
 mean\_y = (joint\_distribution[1, col] \* joint\_distribution[nrow(joint\_distribution), col] + mean\_y)
}
res = (mean\_xy - (mean\_x \* mean\_y))
return(res)

- apoi in functie inmultesc pe res cu (-15)

```
4. Functia care calculeaza P(0<X<3/Y>2) si P(X>6,Y<7)
      - P(0<X<3/Y>2) = P(0<X<3 \cap Y>2) / P(Y > 2)
for (row in 2:(nrow(joint distribution) - 1)){
  for (col in 2:(ncol(joint distribution) - 1)) {
    if (joint distribution[1, col] > 2) {
      s2 = s2 + joint distribution[row, col]
      if (joint_distribution[row, 1] > 0 && joint_distribution[row, 1] < 3) {</pre>
        s1 = s1 + joint distribution[row, col]
      }
    }
  }
res1 = s1 / s2
            -P(X>6,Y<7) = P(X>6 \cap Y<7)
for (row in 2:(nrow(joint distribution) - 1)) {
  for (col in 2:(ncol(joint distribution) - 1)) {
     if (joint distribution[row, 1] > 6 && joint distribution[1, col] < 7) {</pre>
       res2 = res2 + joint distribution[row, col]
     }
  }
5. Functia fverind:
      - pentru fiecare element al matricei ex: a<sub>ii</sub> verific sa fie egal cu
      produsul dintre probabilitatea lui x_i si probabilitatea lui y_i daca gasesc
      un element care nu indeplineste aceasta conditie atunci cele doua
      variabilele sunt dependente
for (row in 2:(R - 1)){
  for (col in 2:(C - 1)) {
   if (joint_distribution[row, col] %!=% (joint_distribution[row, C] * joint_distribution[R, col])) {
       print("Variabilele sunt dependente")
       return()
     }
   }
}
print("Variabilele sunt independente")
6. Functia fvernecor:
      -calculez indicele \varphi = cov(x,y)/sqrt(var(x) * var(y))
      -covarianta o calculez folosind functia definita si la subpunctul anterior
```

-pentru varianta folosesc functia:

```
variance_discrete_variable <- function(discrete_var) {
   mean_var = 0
   mean_var2 = 0
   for (col in ncol(discrete_var)) {
      mean_var2 = (mean_var2 + (discrete_var[1, col] ^ 2) * discrete_var[2, col])
      mean_var = (mean_var + discrete_var[1, col] * discrete_var[2, col])
   }
   res = mean_var2 - (mean_var ^ 2)
   return(res)
}</pre>
```