**5.** Asumsikan  $X_i$  adalah lamanya waktu yang diperlukan antar kedatangan para nasabah dan  $X_j$  adalah lamanya waktu nasabah bertransaksi di ATM. Maka,  $X_i$  dan  $X_j$  memiliki distribusi eksponensial sebagai berikut.

$$f(x; \beta_i) = \frac{1}{\beta_i} e^{-\frac{x}{\beta_i}}$$
  $dan$   $f(x; \beta_j) = \frac{1}{\beta_j} e^{-\frac{x}{\beta_j}}$ 

a. Jika dinotasikan  $\beta_i$  adalah rata - rata waktu antar kedatangannya para nasabah dan  $\beta_j$  adalah rata-rata waktu bertransaksi di ATM, maka  $\beta_i = 45$  detik/nasabah dan  $\beta_j = 90$  detik/nasabah atau,  $\beta_i = 0.75$  menit/nasabah dan  $\beta_j = 1.5$  menit/nasabah. Untuk distribusi eksponensial, nilai ekspektasinya adalah  $\mu = 1/\beta$ . Jadi,

$$\mu_i = \frac{1}{0.75} \qquad dan \qquad \mu_j = \frac{1}{1.5}$$

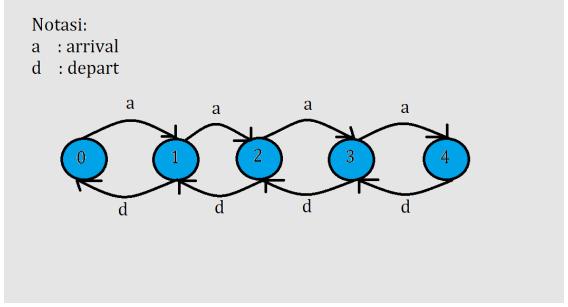
atau

$$\mu_i = 1.3$$
  $dan$   $\mu_j = 0.6$ 

Jika dinotasikan  $\lambda = \mu_i$  dan  $\mu = \mu_j$ , maka  $\lambda = 1.3/menit$  dan  $\mu = 0.6/menit$ .

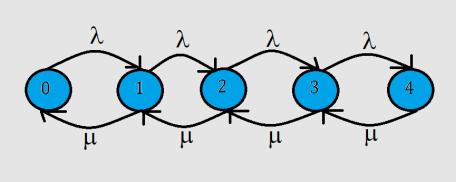
Maka  $\lambda = 1.3/menit$  dan  $\mu = 0.6/menit$ 

b. Diagram transisi keadannya adalah



c. Diagram rate adalah diagram yang dibuat dari diagram transisi dengan menggantikan simbol aktifitas dengan tingkat (kecepatan, atau yang memiliki besaran *something / time*) aktifitasnya.

Diagram ratanya adalah



d. Matrix rate adalah matrix  $R_{m \times n} = (r_{ij})$ . Berdasarkan diagram ratenya pada point (c), matrix rate  $R = (r_{ij})$  adalah

$$R_{5\times5} = \begin{bmatrix} 0 & \lambda & 0 & 0 & 0 \\ \mu & 0 & \lambda & 0 & 0 \\ 0 & \mu & 0 & \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \mu & 0 & \lambda \\ 0 & 0 & 0 & \mu & 0 \end{bmatrix}$$

e. Jika  $\alpha_i$  adalah total rate keluar dari setiap state, maka  $\alpha_i$  dapat dihitung dengan persamaan

$$\alpha_i = \sum_{j=0}^{m-1} r_{ij}$$

maka,

$$\begin{array}{ll} \alpha_0 &= r_{0.0} + r_{0.1} + r_{0.2} + r_{0.3} + r_{0.4} \\ &= 0 + \lambda + 0 + 0 + 0 \\ \therefore \alpha_0 &= \lambda \end{array}$$

Berdasarkan diagram ratenya pada point (c), diperoleh

$$\alpha_i = \lambda + \mu$$
 for  $i = 1,2,3$ 

dan  $\alpha_4 = \mu$ .

**Dengan demikian,** 
$$\alpha_0=1.3$$
,  $\alpha_1=\alpha_2=\alpha 3=1.9$ ,  $\mathrm{dan}\alpha_4=0.6$ 

f. Karena jumlah pada baris matrix peluang transisi state sama dengan 1, maka

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1 - \Delta \lambda & \Delta \lambda & 0 & 0 & 0 \\ \Delta \mu & 1 - \Delta(\mu + \lambda) & \Delta \lambda & 0 & 0 \\ 0 & \Delta \mu & 1 - \Delta(\mu + \lambda) & \Delta \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \Delta \mu & 1 - \Delta(\mu + \lambda) & \Delta \lambda \\ 0 & 0 & 0 & \Delta \mu & 1 - \Delta \mu \end{bmatrix}$$

Untuk nilai  $\lambda = 1.3$  dan  $\mu = 0.6$ , Maka

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1 - \Delta 1.3 & \Delta 1.3 & 0 & 0 & 0 \\ \Delta 0.6 & 1 - \Delta 1.9 & \Delta 1.3 & 0 & 0 \\ 0 & \Delta 0.6 & 1 - \Delta 1.9 & \Delta 1.3 & 0 \\ 0 & 0 & \Delta 0.6 & 1 - \Delta 1.9 & \Delta 1.3 \\ 0 & 0 & 0 & \Delta 0.6 & 1 - \Delta 0.6 \end{bmatrix}$$

Untuk suatu interval kecil waktu  $\Delta = 0.025$ , maka

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1 - 0.025 \times 1.3 & 0.025 \times 1.3 & 0 & 0 & 0 \\ 0.025 \times 0.6 & 1 - 0.025 \times 1.9 & 0.025 \times 1.3 & 0 & 0 \\ 0 & 0.025 \times 0.6 & 1 - 0.025 \times 1.9 & 0.025 \times 1.3 & 0 \\ 0 & 0 & 0.025 \times 0.6 & 1 - 0.025 \times 1.9 & 0.025 \times 1.3 \\ 0 & 0 & 0.025 \times 0.6 & 1 - 0.025 \times 0.6 & 1 - 0.025 \times 0.6 \end{bmatrix}$$

Dengan demikian, matrix peluang untuk suatu interval kecil waktu  $\Delta = 0.025$  adalah

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.9675 & 0.0325 & 0 & 0 & 0 \\ 0.015 & 0.9525 & 0.0325 & 0 & 0 \\ 0 & 0.015 & 0.9525 & 0.0325 & 0 \\ 0 & 0 & 0.015 & 0.9525 & 0.0325 \\ 0 & 0 & 0 & 0.015 & 0.985 \end{bmatrix}$$

## **APPENDIX**

**A.1.**Nilai  $f(x; \beta = 0.5)$ 

```
T randvar \leftarrow seq(0, 3, 0.01)
define exponential <- function(randvar, bta) {return((1 / bta) * exp(-randvar)</pre>
/ bta))}
df exponential <- data.frame("Time" = T randvar, "t exp" =</pre>
define_exponential(T_randvar, bta = 0.5))
print(df_exponential)
##
       Time
## 1
       0.00 2.000000000
## 2
       0.01 1.960397347
       0.02 1.921578878
## 3
## 4
       0.03 1.883529067
## 5
       0.04 1.846232693
## 6
       0.05 1.809674836
## 7
       0.06 1.773840873
## 8
       0.07 1.738716471
## 9
       0.08 1.704287578
## 10 0.09 1.670540423
```

```
## 11
       0.10 1.637461506
## 12
       0.11 1.605037596
## 13
       0.12 1.573255722
## 14
       0.13 1.542103172
## 15
       0.14 1.511567483
## 16
       0.15 1.481636441
## 17
       0.16 1.452298074
## 18
       0.17 1.423540646
## 19
       0.18 1.395352652
## 20
       0.19 1.367722818
## 21
       0.20 1.340640092
## 22
       0.21 1.314093640
## 23
       0.22 1.288072842
## 24
       0.23 1.262567291
## 25
       0.24 1.237566784
## 26
       0.25 1.213061319
## 27
       0.26 1.189041096
## 28
       0.27 1.165496505
       0.28 1.142418128
## 29
## 30
       0.29 1.119796733
## 31
       0.30 1.097623272
## 32
       0.31 1.075888875
## 33
       0.32 1.054584848
## 34
       0.33 1.033702669
## 35
       0.34 1.013233985
## 36
       0.35 0.993170608
## 37
       0.36 0.973504512
## 38
       0.37 0.954227831
## 39
       0.38 0.935332854
## 40
       0.39 0.916812023
## 41
       0.40 0.898657928
## 42
       0.41 0.880863309
## 43
       0.42 0.863421047
## 44
       0.43 0.846324165
## 45
       0.44 0.829565823
## 46
       0.45 0.813139319
       0.46 0.797038082
## 47
## 48
       0.47 0.781255671
## 49
       0.48 0.765785772
## 50
       0.49 0.750622198
## 51
       0.50 0.735758882
## 52
       0.51 0.721189880
## 53
       0.52 0.706909364
## 54
       0.53 0.692911621
## 55
       0.54 0.679191051
## 56
       0.55 0.665742167
## 57
       0.56 0.652559589
## 58
       0.57 0.639638044
## 59
       0.58 0.626972362
## 60 0.59 0.614557477
```

```
## 61
       0.60 0.602388424
## 62
       0.61 0.590460334
## 63
       0.62 0.578768436
## 64
       0.63 0.567308053
## 65
       0.64 0.556074601
## 66
       0.65 0.545063586
       0.66 0.534270604
## 67
## 68
       0.67 0.523691337
## 69
       0.68 0.513321554
## 70
       0.69 0.503157106
## 71
       0.70 0.493193928
## 72
       0.71 0.483428034
## 73
       0.72 0.473855517
## 74
       0.73 0.464472549
## 75
       0.74 0.455275377
## 76
       0.75 0.446260320
## 77
       0.76 0.437423774
## 78
       0.77 0.428762203
## 79
       0.78 0.420272142
## 80
       0.79 0.411950196
## 81
       0.80 0.403793036
## 82
       0.81 0.395797398
## 83
       0.82 0.387960085
## 84
       0.83 0.380277960
## 85
       0.84 0.372747952
## 86
       0.85 0.365367048
## 87
       0.86 0.358132296
       0.87 0.351040801
## 88
## 89
       0.88 0.344089728
## 90
       0.89 0.337276295
## 91
       0.90 0.330597776
## 92
       0.91 0.324051502
## 93
       0.92 0.317634852
## 94
       0.93 0.311345261
## 95
       0.94 0.305180212
## 96
       0.95 0.299137238
## 97
       0.96 0.293213924
## 98
       0.97 0.287407900
## 99
       0.98 0.281716842
## 100 0.99 0.276138475
## 101 1.00 0.270670566
## 102 1.01 0.265310930
## 103 1.02 0.260057422
## 104 1.03 0.254907940
## 105 1.04 0.249860424
## 106 1.05 0.244912857
## 107 1.06 0.240063257
## 108 1.07 0.235309686
## 109 1.08 0.230650242
## 110 1.09 0.226083061
```

```
## 111 1.10 0.221606317
## 112 1.11 0.217218218
## 113 1.12 0.212917009
## 114 1.13 0.208700970
## 115 1.14 0.204568413
## 116 1.15 0.200517687
## 117 1.16 0.196547171
## 118 1.17 0.192655276
## 119 1.18 0.188840446
## 120 1.19 0.185101155
## 121 1.20 0.181435907
## 122 1.21 0.177843235
## 123 1.22 0.174321703
## 124 1.23 0.170869902
## 125 1.24 0.167486451
## 126 1.25 0.164169997
## 127 1.26 0.160919213
## 128 1.27 0.157732800
## 129 1.28 0.154609481
## 130 1.29 0.151548008
## 131 1.30 0.148547156
## 132 1.31 0.145605726
## 133 1.32 0.142722539
## 134 1.33 0.139896443
## 135 1.34 0.137126308
## 136 1.35 0.134411025
## 137 1.36 0.131749509
## 138 1.37 0.129140694
## 139 1.38 0.126583537
## 140 1.39 0.124077015
## 141 1.40 0.121620125
## 142 1.41 0.119211885
## 143 1.42 0.116851332
## 144 1.43 0.114537521
## 145 1.44 0.112269526
## 146 1.45 0.110046440
## 147 1.46 0.107867375
## 148 1.47 0.105731457
## 149 1.48 0.103637834
## 150 1.49 0.101585668
## 151 1.50 0.099574137
## 152 1.51 0.097602437
## 153 1.52 0.095669779
## 154 1.53 0.093775390
## 155 1.54 0.091918513
## 156 1.55 0.090098405
## 157 1.56 0.088314337
## 158 1.57 0.086565596
## 159 1.58 0.084851482
## 160 1.59 0.083171310
```

```
## 161 1.60 0.081524408
## 162 1.61 0.079910117
## 163 1.62 0.078327790
## 164 1.63 0.076776796
## 165 1.64 0.075256514
## 166 1.65 0.073766335
## 167 1.66 0.072305664
## 168 1.67 0.070873915
## 169 1.68 0.069470518
## 170 1.69 0.068094909
## 171 1.70 0.066746540
## 172 1.71 0.065424870
## 173 1.72 0.064129371
## 174 1.73 0.062859524
## 175 1.74 0.061614822
## 176 1.75 0.060394767
## 177 1.76 0.059198870
## 178 1.77 0.058026654
## 179 1.78 0.056877649
## 180 1.79 0.055751397
## 181 1.80 0.054647445
## 182 1.81 0.053565353
## 183 1.82 0.052504688
## 184 1.83 0.051465025
## 185 1.84 0.050445950
## 186 1.85 0.049447053
## 187 1.86 0.048467936
## 188 1.87 0.047508206
## 189 1.88 0.046567481
## 190 1.89 0.045645383
## 191 1.90 0.044741544
## 192 1.91 0.043855602
## 193 1.92 0.042987203
## 194 1.93 0.042135999
## 195 1.94 0.041301650
## 196 1.95 0.040483823
## 197 1.96 0.039682189
## 198 1.97 0.038896429
## 199 1.98 0.038126229
## 200 1.99 0.037371279
## 201 2.00 0.036631278
## 202 2.01 0.035905930
## 203 2.02 0.035194945
## 204 2.03 0.034498038
## 205 2.04 0.033814931
## 206 2.05 0.033145351
## 207 2.06 0.032489029
## 208 2.07 0.031845703
## 209 2.08 0.031215116
## 210 2.09 0.030597015
```

```
## 211 2.10 0.029991154
## 212 2.11 0.029397289
## 213 2.12 0.028815184
## 214 2.13 0.028244605
## 215 2.14 0.027685324
## 216 2.15 0.027137118
## 217 2.16 0.026599767
## 218 2.17 0.026073056
## 219 2.18 0.025556775
## 220 2.19 0.025050717
## 221 2.20 0.024554680
## 222 2.21 0.024068465
## 223 2.22 0.023591877
## 224 2.23 0.023124727
## 225 2.24 0.022666826
## 226 2.25 0.022217993
## 227 2.26 0.021778047
## 228 2.27 0.021346813
## 229 2.28 0.020924118
## 230 2.29 0.020509793
## 231 2.30 0.020103671
## 232 2.31 0.019705592
## 233 2.32 0.019315395
## 234 2.33 0.018932925
## 235 2.34 0.018558028
## 236 2.35 0.018190554
## 237 2.36 0.017830357
## 238 2.37 0.017477292
## 239 2.38 0.017131219
## 240 2.39 0.016791998
## 241 2.40 0.016459494
## 242 2.41 0.016133574
## 243 2.42 0.015814108
## 244 2.43 0.015500968
## 245 2.44 0.015194028
## 246 2.45 0.014893166
## 247 2.46 0.014598262
## 248 2.47 0.014309197
## 249 2.48 0.014025856
## 250 2.49 0.013748125
## 251 2.50 0.013475894
## 252 2.51 0.013209053
## 253 2.52 0.012947497
## 254 2.53 0.012691119
## 255 2.54 0.012439818
## 256 2.55 0.012193493
## 257 2.56 0.011952046
## 258 2.57 0.011715379
## 259 2.58 0.011483399
## 260 2.59 0.011256013
```

```
## 261 2.60 0.011033129
## 262 2.61 0.010814658
## 263 2.62 0.010600514
## 264 2.63 0.010390609
## 265 2.64 0.010184862
## 266 2.65 0.009983188
## 267 2.66 0.009785507
## 268 2.67 0.009591741
## 269 2.68 0.009401812
## 270 2.69 0.009215644
## 271 2.70 0.009033162
## 272 2.71 0.008854293
## 273 2.72 0.008678967
## 274 2.73 0.008507111
## 275 2.74 0.008338659
## 276 2.75 0.008173543
## 277 2.76 0.008011696
## 278 2.77 0.007853054
## 279 2.78 0.007697553
## 280 2.79 0.007545131
## 281 2.80 0.007395727
## 282 2.81 0.007249282
## 283 2.82 0.007105737
## 284 2.83 0.006965034
## 285 2.84 0.006827117
## 286 2.85 0.006691931
## 287 2.86 0.006559422
## 288 2.87 0.006429537
## 289 2.88 0.006302223
## 290 2.89 0.006177431
## 291 2.90 0.006055109
## 292 2.91 0.005935210
## 293 2.92 0.005817685
## 294 2.93 0.005702487
## 295 2.94 0.005589571
## 296 2.95 0.005478890
## 297 2.96 0.005370400
## 298 2.97 0.005264059
## 299 2.98 0.005159824
## 300 2.99 0.005057653
## 301 3.00 0.004957504
```

## **A.2.** Table distribusi poisson untuk x = 0,1,2,...,20

```
#In this case, we let X = 0, 1, ..., 20
#We still being able to compute X > 20 by using define_poisson function
arrival <- seq(0, 20, 1)
define_poisson <- function(X, lambda) {return(exp(-lambda) * (lambda ** X) /
factorial(X))}
define_cmltv_poisson <- function(r, lambda) {return(sum(define_poisson(seq(0, 1))))}</pre>
```

```
r, 1), lambda)))}
cmltv prob arrival <- c(sum(define poisson(0:0, lambda = 8)))</pre>
for (arrivals in 2:length(arrival)) {
    cmltv_prob_arrival[arrivals] = sum(define_poisson(0:(arrivals-1), lambda
= 8))
}
df_poisson <- data.frame("arrival" = arrival[0:21], "poisson_probability" =</pre>
define_poisson(arrival, lambda = 8), "poisson_probability_sums" =
cmltv_prob_arrival[0:21])
print(df_poisson)
      arrival poisson_probability poisson_probability_sums
##
## 1
                      0.0003354626
                                                0.0003354626
            1
## 2
                      0.0026837010
                                                0.0030191637
            2
## 3
                      0.0107348041
                                                0.0137539677
            3
## 4
                      0.0286261442
                                                0.0423801120
## 5
            4
                      0.0572522885
                                                0.0996324005
            5
## 6
                      0.0916036616
                                                0.1912360621
## 7
            6
                                                0.3133742775
                      0.1221382155
            7
## 8
                      0.1395865320
                                                0.4529608095
## 9
            8
                      0.1395865320
                                                0.5925473414
            9
                      0.1240769173
## 10
                                                0.7166242587
## 11
           10
                      0.0992615338
                                                0.8158857926
## 12
           11
                      0.0721902064
                                                0.8880759990
## 13
           12
                      0.0481268043
                                                0.9362028033
## 14
           13
                      0.0296164949
                                                0.9658192982
## 15
           14
                      0.0169237114
                                                0.9827430096
## 16
           15
                      0.0090259794
                                                0.9917689890
## 17
           16
                      0.0045129897
                                                0.9962819787
## 18
           17
                      0.0021237599
                                                0.9984057386
## 19
           18
                      0.0009438933
                                                0.9993496319
## 20
           19
                      0.0003974287
                                                0.9997470606
## 21
           20
                      0.0001589715
                                                0.9999060321
```