

ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ ΑΝΑΜΟΝΗΣ

1Η ΟΜΑΔΑ ΑΣΚΗΣΕΩΝ

Όνοματεπώνυμο: Δημήτριος Βασιλείου

A.M: el19830

Εξάμηνο: 6ο

Σχολή: ΗΜΜΥ

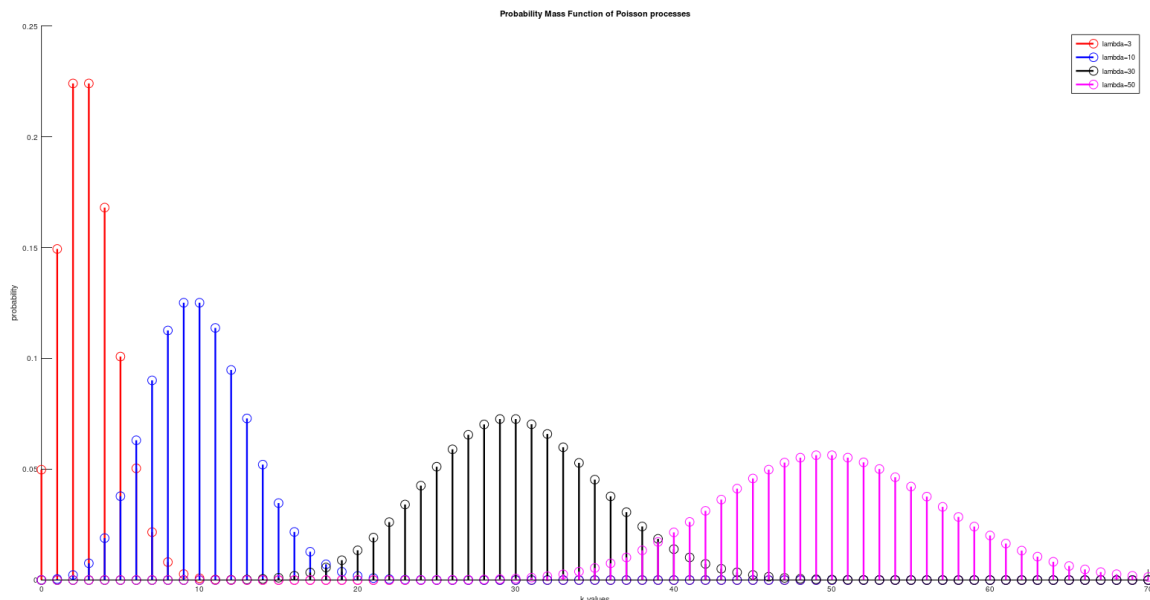
Κατανομή Poisson:

A). Μια τυχαία μεταβλητή Z με πεδίο τιμών $S = \{0, 1, 2, \dots\}$ ακολουθεί την κατανομή Poisson με παράμετρο λ και συνάρτηση μάζας πιθανότητας

$$P(Z=k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \text{ για } k \in S. \text{ Συμβολίζουμε } Z \sim \text{Poisson}(\lambda). \text{ Στο παρακάτω σχήμα φαίνεται η}$$

συνάρτηση μάζας πιθανότητας των κατανομών Poisson με παραμέτρους $\lambda = \{3, 10, 30, 50\}$. Οι τιμές στον οριζόντιο άξονα είναι από 0 μέχρι 70.

Ο



κώδικας που χρησιμοποιήσαμε είναι ο ακόλουθος:

```
4
5 # TASK: In a common diagram, design the Probability Mass Function of Poisson processes
6 # with lambda parameters 3, 10, 30, 50. In the horizontal axes, choose k parameters
7 # between 0 and 70.
8
9 k = 0:1:70;
10 lambda = [3, 10, 30, 50];
11
12 for i = 1 : columns(lambda)
13     poisson(i, :) = poisspdf(k, lambda(i));
14 endfor
15
16 colors = "rbkm";
17 figure(1);
18 hold on;
19 for i = 1 : columns(lambda)
20     stem(k, poisson(i, :), colors(i), "linewidth", 1.2);
21 endfor
22 hold off;
23
24 title("Probability Mass Function of Poisson processes");
25 xlabel("k values");
26 ylabel("probability");
27 legend("lambda=3", "lambda=10", "lambda=30", "lambda=50");
28
```

Παρατηρούμε πως καθώς η παράμετρος λ αυξάνεται, η διακύμανση αυξάνεται, ενώ το “ύψος” της κατανομής μειώνεται. Αυτό συμβαίνει, διότι το άθροισμα όλως των σημείων μιας διακριτής κατανομής ισούται με την μονάδα.

Β). Η μέση τιμή μιας διακριτής τυχαίας μεταβλητής X με σύνολο τιμών S και πυκνότητα $P(x)$ ορίζεται ως: $\mu = E(X) = \sum xP(x)$ για $x \in S$. Γνωρίζουμε ότι η μέση τιμή της κατανομής Poisson ισούται με λ .

Η διακύμανση μια διακριτής τυχαίας μεταβλητής X με μέση τιμή μ είναι

$$\sigma^2 = \text{Var}(X) = E[(X - \mu)^2]. \text{ Ισχύει επίσης ότι } \sigma^2 = \text{Var}(X) = E(X^2) - \mu^2. \text{ Για την κατανομή}$$

Poisson ισχύει ότι $\sigma^2 = \text{Var}(X) = \lambda$. Επιλέγουμε την κατανομή Poisson με παράμετρο $\lambda = 30$. Η μέση τιμή και η διακύμανση φαίνονται παρακάτω:

```
mean value of Poisson with lambda 30 is
mean_value = 30.000
Variance of Poisson with lambda 30 is
variance = 30.000
```

Παρατηρούμε ότι τόσο η μέση τιμή όσο και η διακύμανση της κατανομής Poisson ισούνται με την τιμή της παραμέτρου λ .

Ο κώδικας που χρησιμοποιήσαμε φαίνεται παρακάτω:

```
# TASK: regarding the poisson process with parameter lambda 30, compute its mean
# value and variance

index = find(lambda == 30);
chosen = poisson(index, :);
mean_value = 0;
for i=0:(columns(poisson(index, :)) - 1)
    mean_value = mean_value + i .* poisson(index,i+1);
endfor

display("mean value of Poisson with lambda 30 is");
display(mean_value);

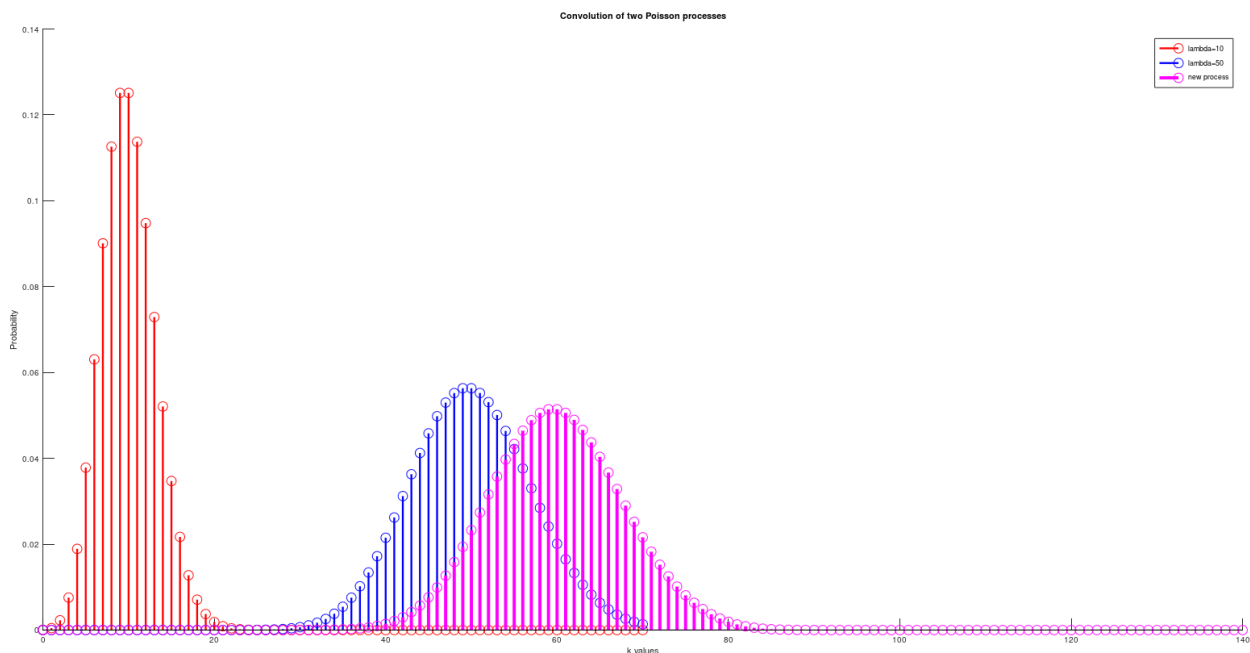
second_moment = 0;
for i = 0 : (columns(poisson(index, :)) - 1)
    second_moment = second_moment + i .* i .* poisson(index, i + 1);
endfor

variance = second_moment - mean_value .^ 2;
display("Variance of Poisson with lambda 30 is");
display(variance);
```

Γ). Έστω δύο τυχαίες μεταβλητές X, Y που ακολουθούν κατανομή Poisson λ_1, λ_2 αντίστοιχα. Τότε και το άθροισμα αυτών ακολουθεί επίσης κατανομή Poisson με παράμετρο $\lambda_1 + \lambda_2$. Επιλέγουμε τις κατανομές Poisson με παραμέτρους $\lambda = 10$ και $\lambda = 50$. Η νέα κατανομή θα ακολουθεί και αυτή κατανομή Poisson με παράμετρο $\lambda' = 60$. Για να ισχύει ωστόσο αυτό, πρέπει οι δύο αρχικές κατανομές Poisson να είναι ανεξάρτητες, δηλαδή να ισχύει ότι:

$$P(X = x \text{ και } Y = y) = P(X = x) * P(Y = y), \text{ για κάθε } x \in S_x, y \in S_y.$$

Σχεδιάζουμε τις τρεις κατανομές σε κοινό διάγραμμα:



Ο κώδικας που χρησιμοποιήσαμε φαίνεται παρακάτω:

```
# TASK: consider the convolution of the Poisson distribution with lambda 10 with
# the Poisson distribution with lambda 30.

first = find(lambda == 10);
second = find(lambda == 50);
poisson_first = poisson(first, :);
poisson_second = poisson(second, :);

composed = conv(poisson_first, poisson_second);
new_k = 0 : 1 : (2 * 70);

figure(2);
hold on;
stem(k, poisson_first(:), colors(1), "linewidth", 1.2);
stem(k, poisson_second(:), colors(2), "linewidth", 1.2);
stem(new_k, composed, "mo", "linewidth", 2);
hold off;
title("Convolution of two Poisson processes");
xlabel("k values");
ylabel("Probability");
legend("lambda=10", "lambda=50", "new process");
```

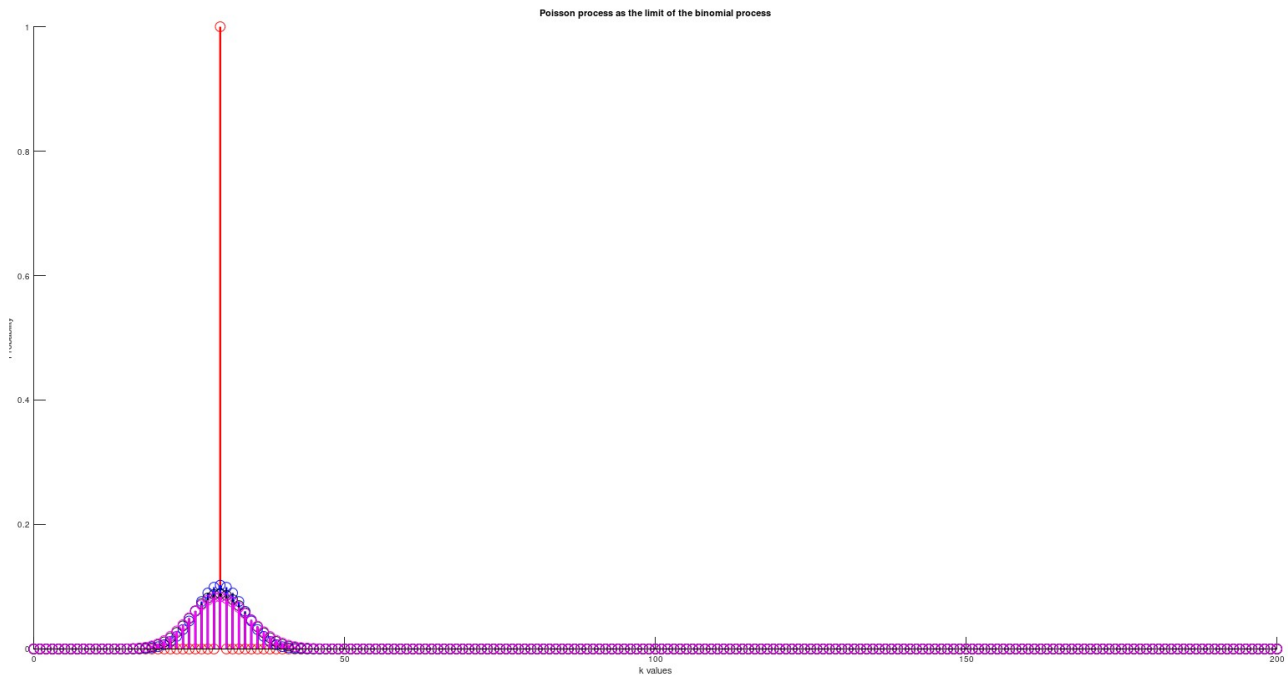
Δ). Έστω πως μια τυχαία μεταβλητή Y έχει κατανομή Διων(N, p) με παραμέτρους N, p που ικανοποιούν τις εξής συνθήκες:

- το N είναι αρκετά “μεγάλο”, δηλαδή $N > 100$
- το p είναι αρκετά “μικρό”, δηλαδή $p < 1/25$
- το γινόμενο Np είναι της τάξης του 1.

Τότε η κατανομή Y μπορεί να προσεγγιστεί από την κατανομή μιας τυχαίας μεταβλητής $Z \sim \text{Poisson}(\lambda)$ με $\lambda = Np$ υπό την έννοια ότι:

$$P(Y = k) \approx P(Z = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, \text{ για κάθε } k = 0, 1, 2, \dots$$

Εμείς παίρνουμε $\lambda = 30$ και τιμές του N για 30, 60, 90, 120, 150 μειώνοντας ταυτόχρονα το p της διωνυμικής ώστε το γινόμενο $Np = \lambda = 30$ να είναι σταθερό.



Ο κώδικας που χρησιμοποιήσαμε φαίνεται παρακάτω:

```
# TASK: show that Poisson process is the limit of the binomial distribution.
k = 0 : 1 : 200;
# Define the desired Poisson Process
lambda = 30;
i = 1 : 1 : 5;
n = lambda .* i;
p = lambda ./ n;

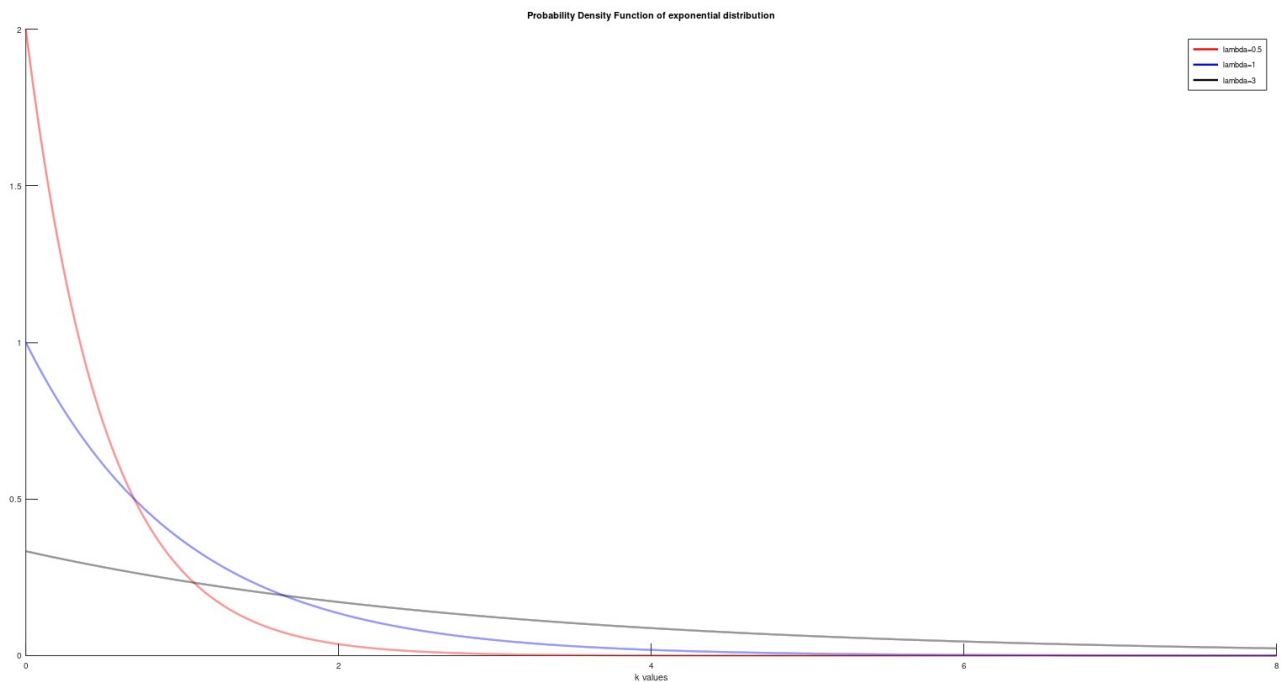
figure(3);
title("Poisson process as the limit of the binomial process");
xlabel("k values");
ylabel("Probability");
hold on;
for i = 1 : 4
    binomial = binopdf(k, n(i), p(i));
    stem(k, binomial, colors(i), 'linewidth', 1.2);
endfor
hold off;
```

Εκθετική Κατανομή:

A). Μια συνεχής κατανομή X έχει εκθετική κατανομή με παράμετρο $\lambda > 0$ αν έχει σύνολο τιμών το $S = [0, \infty]$ και πυκνότητα:

$$f(x) = \frac{1}{\lambda} e^{(-x/\lambda)}, \text{ για } x \geq 0 \quad \text{και} \quad f(x) = 0 \text{ για } x < 0. \text{ Συμβολίζουμε } X \sim \text{Exp}(\lambda).$$

Σχεδιάζουμε την συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας των εκθετικών κατανομών με μέσους όρους $1/\lambda = \{0.5, 1, 3\}$.



Ο κώδικας που χρησιμοποιήσαμε είναι ο ακόλουθος:

```
#A: Probability Density Function of exponential distributions

k = 0:0.0001:8;
lambda = [0.5, 1, 3];

for i = 1 : columns(lambda)
    exp(i, :) = exppdf(k, lambda(i));
endfor

colors = "rbk";
figure(1);
hold on;

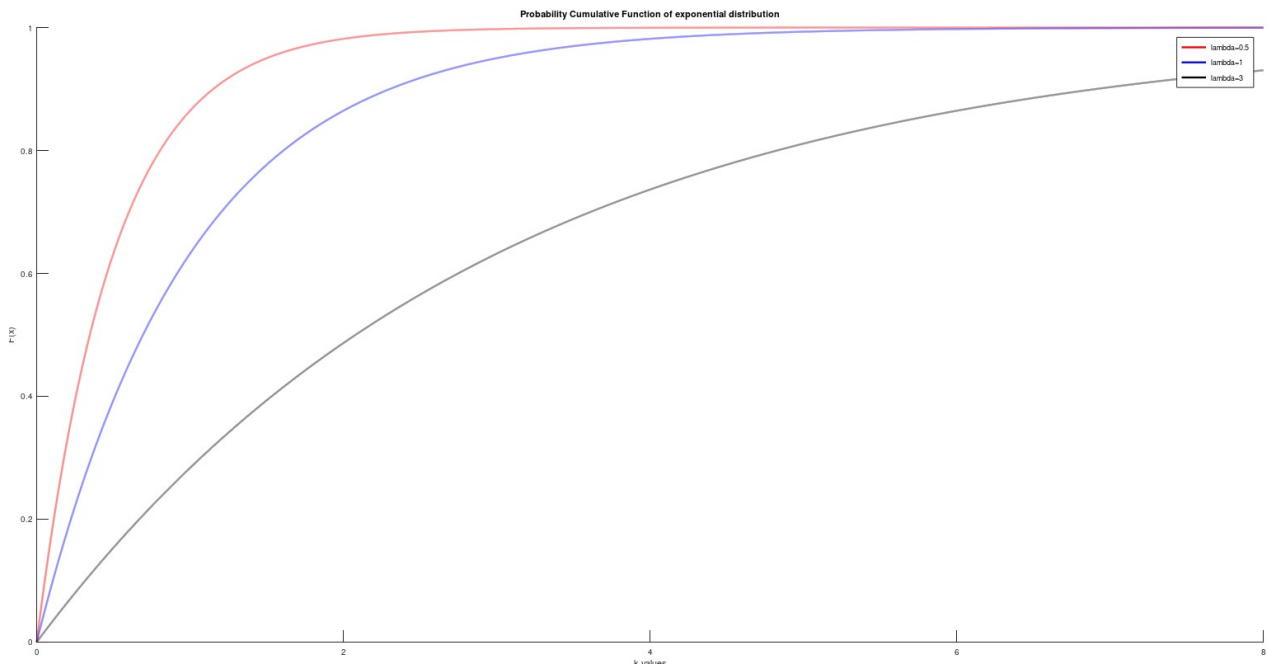
for i = 1 : columns(lambda)
    plot(k, exp(i, :), colors(i), "linewidth", 1.2);
endfor
hold off;

title("Probability Density Function of exponential distribution");
xlabel("k values");
ylabel("f(x)");
legend("lambda=0.5", "lambda=1", "lambda=3");
```

B). Για την εκθετική κατανομή η συνάρτηση κατανομής είναι η ακόλουθη:

$$F(x) = 1 - e^{(-x/\lambda)}, \text{ για } x \geq 0 \text{ και } F(x) = 0 \text{ για } x < 0.$$

Χρησιμοποιώντας την συνάρτηση του Octave `expcdf` σχεδιάζουμε την συνάρτηση κατανομής των εκθετικών κατανομών που μας δίνονται.



Ο κώδικας που χρησιμοποιήσαμε είναι ο ακόλουθος:

```
#B: Cumulative Distribution Function of exponential distributions
for i = 1 : columns(lambda)
    exp(i, :) = expcdf(k, lambda(i));
endfor

colors = "rbk";
figure(2);
hold on;

for i = 1 : columns(lambda)
    plot(k, exp(i, :), colors(i), "linewidth", 1.2);
endfor
hold off;

title("Probability Cumulative Function of exponential distribution");
xlabel("k values");
ylabel("F(x)");
legend("lambda=0.5", "lambda=1", "lambda=3");
```

Γ). Έστω μία τυχαία μεταβλητή $X \sim \text{Exp}(\lambda)$. Η X έχει την ιδιότητα απώλειας μνήμης, δηλαδή για κάθε $a, b > 0$ ισχύει $P(X \geq a + b | X \geq a) = P(X \geq b)$. Υπολογίζουμε τις πιθανότητες $P(X > 30000)$ και $P(X > 50000 | X > 20000)$. Για τον υπολογισμό των δύο πιθανοτήτων χρησιμοποιούμε τον ακόλουθο συλλογισμό:

$$P(X > 30000) = 1 - P(X \leq 30000) = 1 - F(30000).$$

$$P(X > 50000 | X > 20000) = \frac{P(X > 50000, X > 20000)}{P(X > 20000)} = \frac{P(X > 50000)}{P(X > 20000)} = \frac{1 - P(X \leq 50000)}{1 - P(X \leq 20000)} = \frac{1 - F(50000)}{1 - F(20000)}$$

ώστε να χρησιμοποιήσουμε την συνάρτηση κατανομής `expcdf` για τους υπολογισμούς.

```
P(X > 30000) =
first = 0.8869
P(X > 50000 | X > 20000) =
second = 0.8869
```

Παρατηρούμε ότι οι δύο πιθανότητες είναι ίσες, εξαιτίας της ιδιότητας απώλειας μνήμης. Ο κώδικας που χρησιμοποιήσαμε φαίνεται παρακάτω:

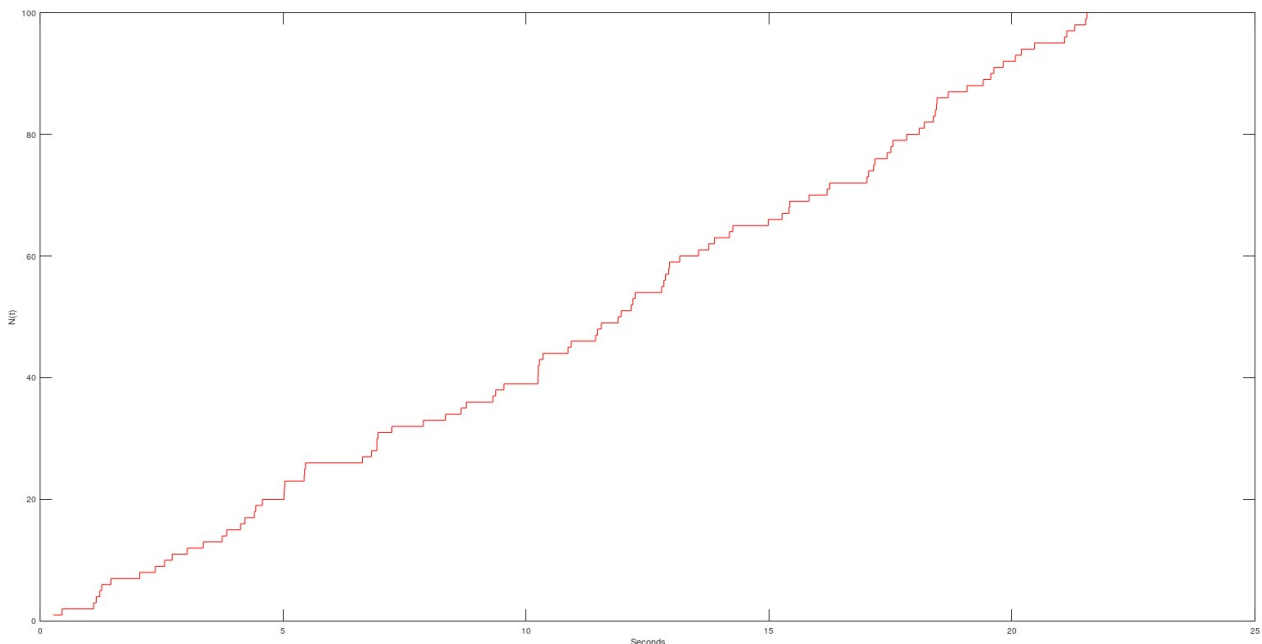
```
#Γ: Lack of memory
k = 0:0.00001:8;
F = expcdf(k, 2.5);
first = 1 - F(30000);
second = (1 - F(50000)) ./ (1 - F(20000));
display("P(X > 30000) = ");
display(first);

display("P(X > 50000 | X > 20000) = ");
display(second);
```

Διαδικασία Καταμέτρησης Poisson:

A). Γνωρίζουμε πως οι χρόνοι που μεσολαβούν ανάμεσα στην εμφάνιση δύο διαδοχικών γεγονότων Poisson ακολουθούν εκθετική κατανομή με παράμετρο $1/\lambda$.

Με την συνάρτηση `exprnd()` δημιουργούμε 100 τυχαία γεγονότα που ακολουθούν εκθετική κατανομή με παράμετρο $1/\lambda = 0,2$. Κάθε $x(i)$ αντιστοιχεί σε ένα χρονικό διάστημα μεταξύ 2 διαδοχικών γεγονότων. Χρησιμοποιούμε ένα `for loop` ώστε να αντιστοιχίσουμε σε κάθε $x(i)$ την χρονική στιγμή που συμβαίνει το i -οστό γεγονός. Στο ίδιο `for loop` δημιουργούμε έναν πίνακα γ όπου σε κάθε $\gamma(i)$ αντιστοιχεί ο αριθμός των γεγονότων που έχουν συμβεί μέχρι την χρονική στιγμή i . Για να δούμε τον αριθμό των γεγονότων που έχουν συμβεί κάθε χρονική στιγμή χρησιμοποιούμε την συνάρτηση `stairs`. Προκύπτει το ακόλουθο διάγραμμα:



Ο κώδικας που χρησιμοποιήσαμε είναι ο ακόλουθος:

```

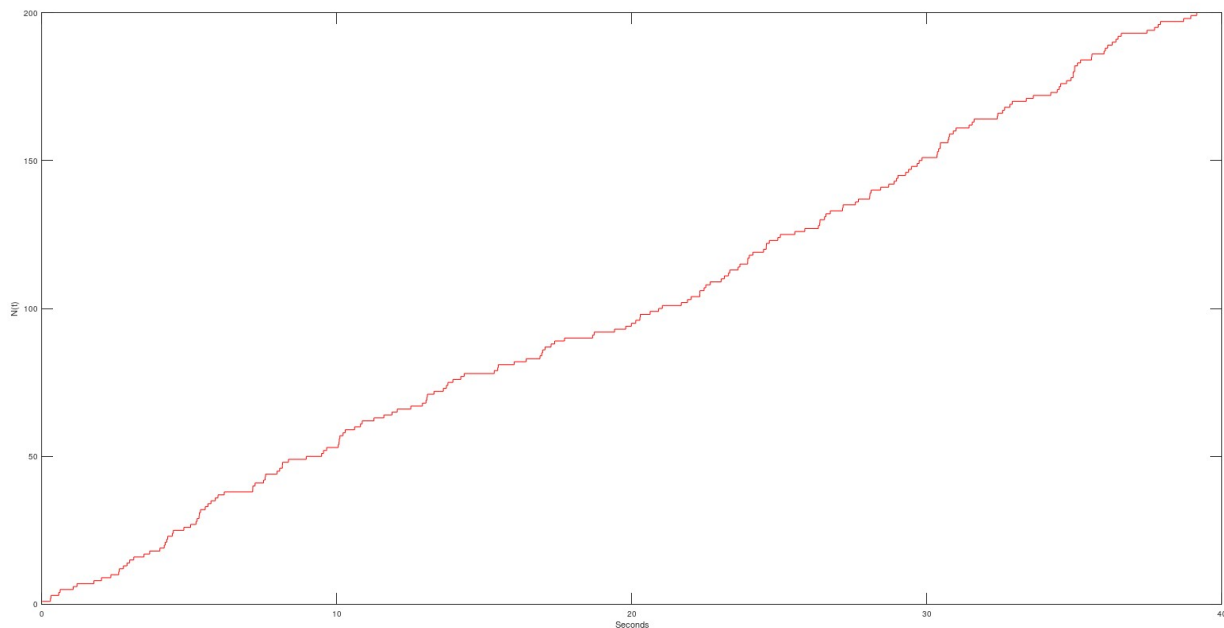
#A
x = exprnd(0.2, 1, 100);
y = ones(100,1);
for i=1:99
    x(i+1) = x(i+1) + x(i);
    y(i+1) = y(i+1) + y(i);
endfor

figure(1);
stairs(x, y, color = 'r');
xlabel("Seconds");
ylabel("N(t) ");

```

B). Ο αριθμός γεγονότων σε ένα χρονικό παράθυρο $\Delta T = t_1 - t_2$ ακολουθεί κατανομή Poisson με μέσο αριθμό γεγονότων $\lambda \Delta T$, όπου λ ο μέσος αριθμός γεγονότων στην μονάδα του χρόνου(sec). Για να βρούμε το λ προσεγγιστικά, διαιρούμε τον συνολικό αριθμό γεγονότων με την χρονική στιγμή στην οποία αυτά καταγράφηκαν(δηλαδή το διάστημα μέχρι την καταγραφή τους από την στιγμή 0).

(i) Διαδικασία καταμέτρησης Poisson 200 γεγονότων:



Παραθέτουμε τον κώδικα και το output:


```

#B
#i N = 200
x = exprnd(0.2, 1, 200);
y = ones(200, 1);
for i=1:199
    x(i+1) = x(i+1) + x(i);
    y(i+1) = y(i+1) + y(i);
endfor

figure(2);
stairs(x, y, color = 'r');
xlabel("Seconds");
ylabel("N(t)");
display("λ = ");
display(200/x(200));

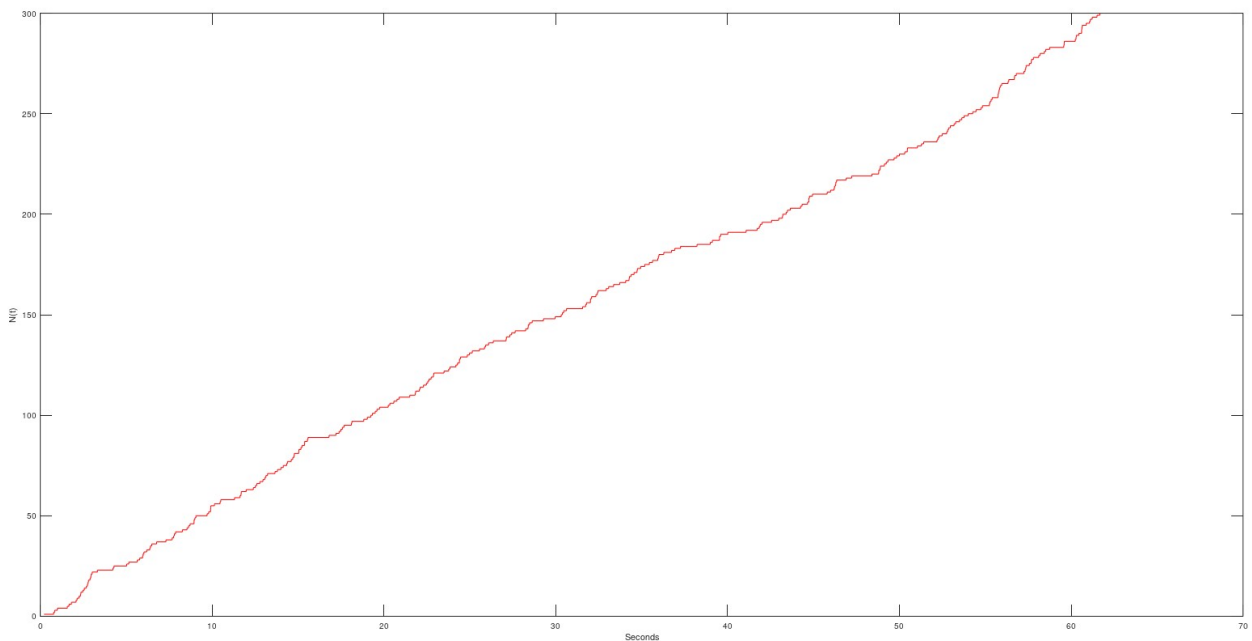
```

```

λ =
5.1085

```

(ii) Διαδικασία καταμέτρησης Poisson 300 γεγονότων:



Παραθέτουμε τον κώδικα και το output:

```

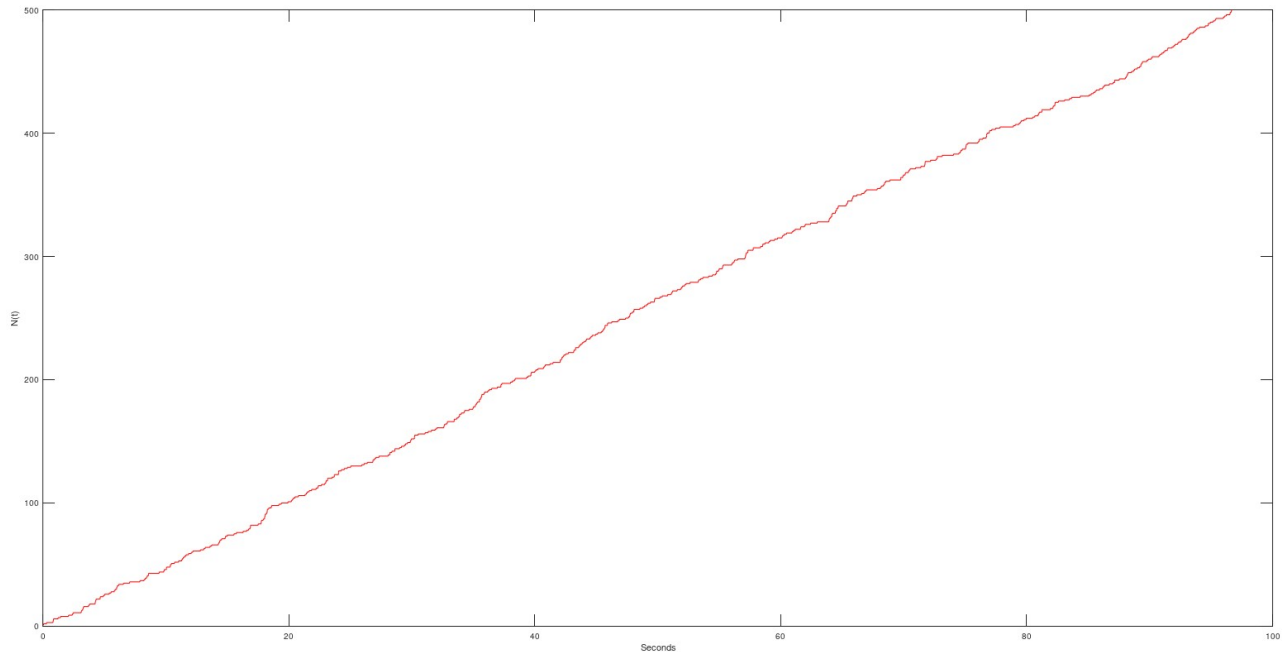
#ii N = 300
x = exprnd(0.2, 1, 300);
y = ones(300, 1);
for i=1:299
    x(i+1) = x(i+1) + x(i);
    y(i+1) = y(i+1) + y(i);
endfor

figure(3);
stairs(x, y, color = 'r');
xlabel("Seconds");
ylabel("N(t)");
display("λ = ");
display(300/x(300));

```

$\lambda =$
4.8645

(iii) Διαδικασία καταμέτρησης Poisson 500 γεγονότων:



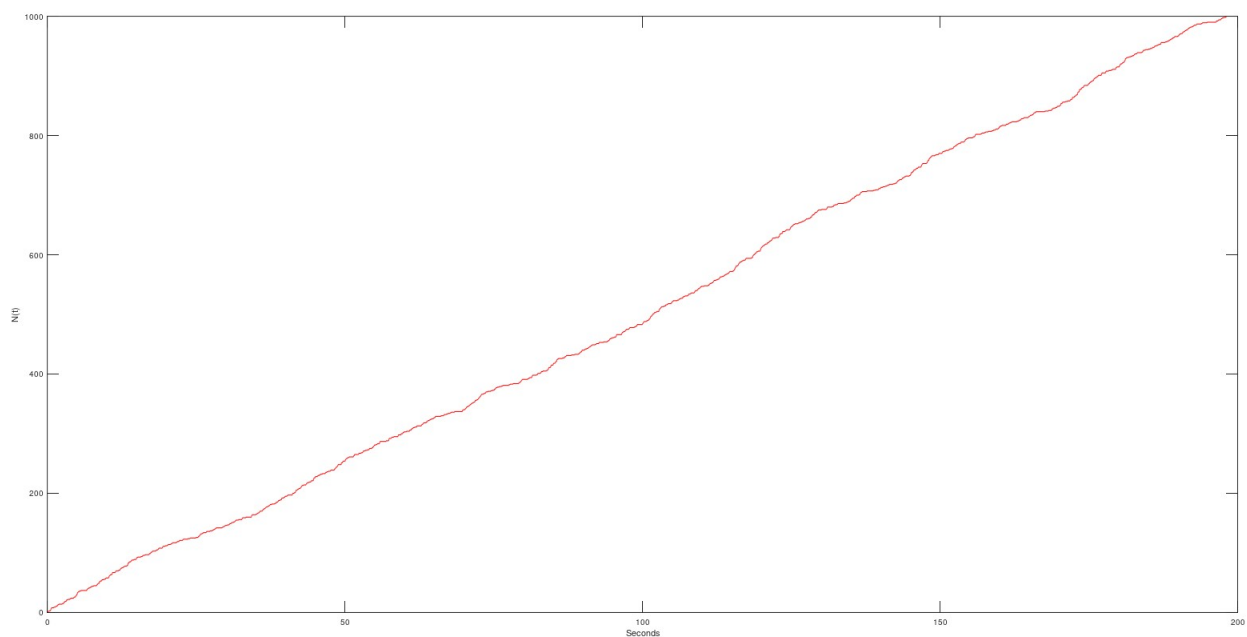
Παραθέτουμε τον κώδικα και το output:

```
#iii N = 500
x = exprnd(0.2, 1, 500);
y = ones(500, 1);
for i=1:499
    x(i+1) = x(i+1) + x(i);
    y(i+1) = y(i+1) + y(i);
endfor
```

```
figure(4);
stairs(x, y, color = 'r');
xlabel("Seconds");
ylabel("N(t)");
display("λ = ");
display(500/x(500));
```

$\lambda =$
5.1731

(iv) Διαδικασία καταμέτρησης Poisson 1000 γεγονότων:



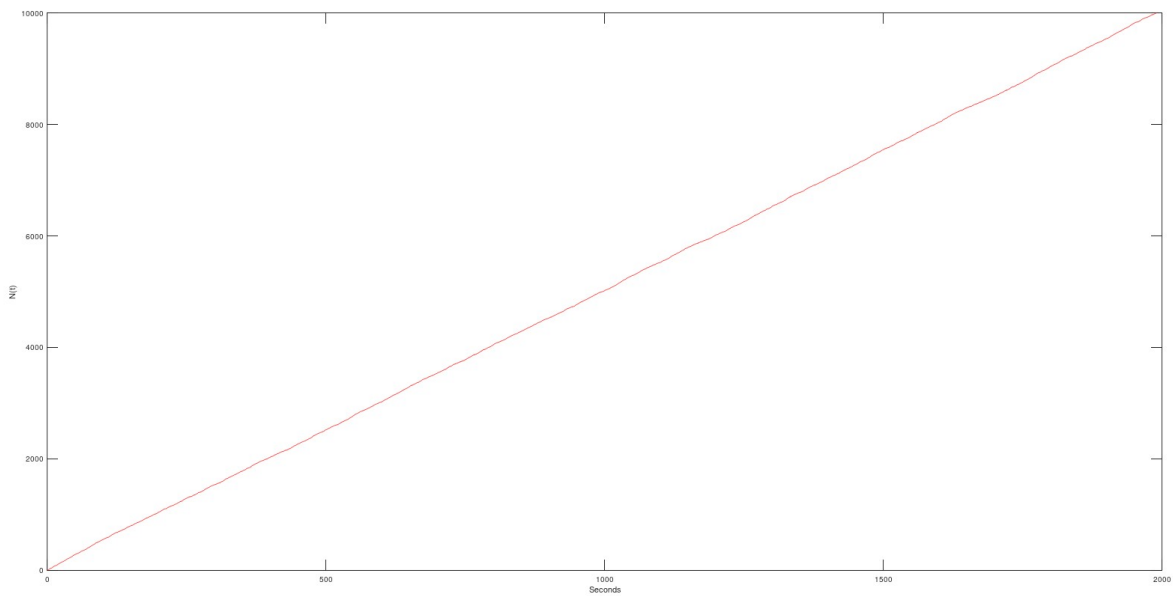
Παραθέτουμε τον κώδικα και το output:

```
#iv N = 1000
x = exprnd(0.2, 1, 1000);
y = ones(1000, 1);
for i=1:999
    x(i+1) = x(i+1) + x(i);
    y(i+1) = y(i+1) + y(i);
endfor

figure(5);
stairs(x, y, color = 'r');
xlabel("Seconds");
ylabel("N(t)");
display("λ = ");
display(1000/x(1000));
```

```
λ =
5.0476
```

(v) Διαδικασία καταμέτρησης Poisson 10000 γεγονότων:



Παραθέτουμε τον κώδικα και το output:

```
#v N = 10000
x = exprnd(0.2, 1, 10000);
y = ones(10000, 1);
for i=1:9999
    x(i+1) = x(i+1) + x(i);
    y(i+1) = y(i+1) + y(i);
endfor

figure(6);
stairs(x, y, color = 'r');
xlabel("Seconds");
ylabel("N(t)");
display("λ = ");
display(10000/x(10000));
```

```
λ =
5.0259
```

Παρατηρούμε πως όσο αυξάνεται ο αριθμός των γεγονότων, το λ προσεγγίζει την τιμή 5.