

دانشکده مهندسی کامپیوتر دانشگاه صنعتی شریف

استاد درس: دکتر حمیدرضا ربیعی پاییز ۱۴۰۱

## تمرین اول درس فرآیند تصادفی

نام و نام خانوادگی: امیر پورمند شماره دانشجویی: ۹۹۲۱۰۲۵۹

آدرس ایمیل: pourmand1376@gmail.com

١.١ الف

زمان ارسال ایمیل برای علی تابع متغیر تصادفی X خواهد بود که از توزیع پواسون با پارامتر لاندا پیروی میکند.

$$X \sim Pois(\lambda_A)$$

$$P(X == 3) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} = \frac{\lambda_A^3 e^{-\lambda_A}}{3!}$$
(1)

۲.۱ ب

١.٢.١ الف

$$\begin{split} f_{Y_2|Y_1}(y_2|y_1) &= f_{X_2}(y_2 - y_1) = \lambda e^{-\lambda(y_2 - y_1)} \\ E[Y_2|Y_1] &= \int_0^\infty Y_2 f_{Y_2|Y_1}(y_2|y_1) dy_2 = \int_0^\infty Y_2 \lambda e^{-\lambda(y_2 - y_1)} dy_2 \\ &= \frac{e^{\lambda y_1}}{\lambda} \end{split} \tag{7}$$

۲.۲.۱ ب

میدانیم تابع چگانی  $Y_1$  بصورت زیر است:

سس داریم

$$X = Y_1^2 \Longrightarrow Y_1 = \sqrt{x}$$

$$f_X(x) = f_{Y_1}(\sqrt{x}) \frac{1}{2\sqrt{x}} = \lambda e^{-\lambda\sqrt{x}} \frac{1}{2\sqrt{x}}$$
(§)

۳.۲.۱ ج

$$\begin{split} f_{Y_1,Y_2}(y_1,y_2) &= f_{Y_2|Y_1}(y_2|y_1) f_{Y_1}(y_1) \\ &= f_{X_1}(y_2-y_1) f_{Y_1}(y_1) = \lambda e^{-\lambda(y_2-y_1)} \lambda e^{-\lambda y_1} = \lambda^2 e^{-\lambda y_2} \end{split} \tag{$\delta$}$$

۳.۱ ج

١.٣.١ الف

$$E[Y_1|Y_1 \leqslant 1] = ?$$

$$F_{Y_1|Y_1 \leqslant 1}(y_1) = P(Y_1 \leqslant y_1|Y_1 \leqslant 1) = 1 - P(Y_1 \geqslant y_1|Y_1 \leqslant 1)$$

$$= 1 - \frac{P(y_1 \leqslant Y_1 \leqslant 1)}{P(Y_1 \leqslant 1)} = 1 - \frac{e^{-\lambda y_1}e^{-\lambda(1-y_1)}\lambda(1-y_1)}{e^{-\lambda}\lambda}$$

$$= 1 - (1 - y_1) = y_1$$
(6)

$$E[Y_1|Y_1\leqslant 1] = \int_0^1 (1-y_1)dy_1 = \left[y_1 - y_1^2/2\right]_0^1 = \frac{1}{2} \tag{Y}$$

۲.۳.۱ ب

$$E[Y_2|Y_1\leqslant 1] = E[1+X_2] = 1 + \frac{1}{\lambda} \tag{a}$$

۴.۱ د

١.۴.١ الف

خب فرض کنیم علی A نامه میفرستد در حالی که محمد M نامه میفرستد. و نرخ ارسال ایمیل های علی را  $\lambda_1=2\lambda_A$  و نرخ ارسال ایمیل های محمد را  $\lambda_2=\lambda_B$  در نظر میگیریم و توجه داریم که با توجه به این که زمان علی و محمد متفاوت است در واقع توزیع جمع نامه ها برابر خواهد بود با:

$$p_{Z}(z) = P(Z = z)$$

$$= \sum_{j=0}^{z} P(X = j \& Y = z - j) \quad \text{so } X + Y = z$$

$$= \sum_{j=0}^{z} P(X = j) P(Y = z - j)$$

$$= \sum_{j=0}^{z} \frac{e^{-\lambda_{1}} \lambda_{1}^{j}}{j!} \frac{e^{-\lambda_{2}} \lambda_{2}^{z - j}}{(z - j)!}$$

$$= \sum_{j=0}^{z} \frac{1}{j!(z - j)!} e^{-\lambda_{1}} \lambda_{1}^{j} e^{-\lambda_{2}} \lambda_{2}^{z - j}$$

$$= \sum_{j=0}^{z} \frac{z!}{j!(z - j)!} \frac{e^{-\lambda_{1}} \lambda_{1}^{j} e^{-\lambda_{2}} \lambda_{2}^{z - j}}{z!}$$

$$= \sum_{j=0}^{z} {z \choose j} \frac{e^{-\lambda_{1}} \lambda_{1}^{j} e^{-\lambda_{2}} \lambda_{2}^{z - j}}{z!}$$

$$= \frac{e^{-\lambda}}{z!} \sum_{j=0}^{z} {z \choose j} \lambda_{1}^{j} \lambda_{2}^{z - j}$$

$$= \frac{e^{-\lambda}}{z!} (\lambda_{1} + \lambda_{2})^{z}$$
(4)

حال توزیع نهایی برابر توزیع پواسون با پارامتر جمع این دو یعنی  $\lambda_1 + \lambda_2 = 2\lambda_A + \lambda_B$  خواهد بود.

۲.۴.۱ ب

$$S_{0} = min(T_{0}, 1) \Longrightarrow$$

$$F_{S_{0}}(s_{0}) = P(min(T_{0}, 1) < s_{0})$$

$$= 1 - P(min(T_{0}, 1) > s_{0}) = 1 - P(s_{0} < T_{0}, s_{0} < 1)$$

$$= 1 - P(s_{0} < T_{0})P(s_{0} < 1) = 1 - II(s_{0} < 1)(1 - F_{T_{0}}(s_{0}))$$

$$= 1 - \left(1 - \left(1 - e^{-\lambda s_{0}}\right)\right) = 1 - e^{-\lambda s_{0}}$$

$$E[S_{0}] = \int_{0}^{1} e^{-\lambda s_{0}} ds_{0} = \frac{-1}{\lambda} \left[e^{-\lambda s_{0}}\right]_{0}^{1} = \frac{-1}{\lambda} \left(e^{-\lambda} - 1\right) = \frac{1 - e^{-\lambda}}{\lambda}$$

$$E[Q] = E[S_{0}] + E[T_{1}] = E[min(T_{0}, 1)] + E[exp(\lambda_{A})] = \frac{1}{\lambda_{A}} + \frac{1 - e^{-\lambda_{A}}}{\lambda_{A}}$$

۳.۴.۱ ج

$$P(A = 4|A + B = 10) = P(A = 4, B = 6|A + B = 10)$$

$$= \frac{P(A = 4)P(B = 6)}{F_{A+B}(10)} = \frac{e^{-2\lambda_A}(2\lambda_A)^4}{4!} \times \frac{e^{-\lambda_B}\lambda_B^6}{6!} \times \frac{10!}{e^{-2\lambda_A-\lambda_B}(2\lambda_A + \lambda_B)^{10}}$$

$$= \frac{10 * 9 * 8 * 7}{4 * 3 * 2} \times \frac{2^4\lambda_A^4\lambda_B^6}{(2\lambda_A + \lambda_B)^{10}}$$

$$= \frac{10 * 3 * 7 * 16 * \lambda_A^4\lambda_B^6}{(2\lambda_A + \lambda_B)^{10}}$$

۵.۱

$$Chebyshev \\ X \sim Pois(4) \\ E[X] = 4, \ Var(X) = 4, \ \sigma(X) = 2 \\ P(|X - \mu| \geqslant k\sigma) \leqslant \frac{1}{k^2} \\ P(X \geqslant 5) \rightarrow P(X - 4 \geqslant 1) \\ k\sigma = 2k \leqslant 1 \rightarrow k \leqslant \frac{1}{2} \rightarrow \frac{1}{k^2} \geqslant 4 \rightarrow useless \end{cases} \tag{17}$$

$$Markov \\ X \sim Pois(4) \\ E[X] = 4 \\ P(X \geqslant a) \leqslant \frac{E[X]}{a} \\ P(X \geqslant 5) \leqslant \frac{4}{5} = 0.8 \rightarrow more\, useful$$

## ۶.۱ و

برای این مسئله باید ابتدا قضیه CLT را بیان کنم که میگوید اگر یک سری متغیر iid داشته باشیم توزیع میانگین این متغیرها همواره یک توزیع نرمال است. به طور دقیق تر برای این مثال وقتی  $\lambda$  به اندازه کافی بزرگ باشد یعنی به اندازه  $\lambda$  متغیرتصادفی داریم که هر کدام توزیع پواسون با پارامتر یک دارند و البته واریانس آنها نیز یک است. در اینجا جمع این متغیرهای پواسون همواره یک توزیع نرمال خواهد بود و برای تخمین میتوان از ان استفاده کرد. حال میتوان به جای حساب کردن توزیع پواسون در بازه صفر تا یک از توزیع نرمال با پارامتر لاندا به عنوان میانگین و البته واریانس لاندا برای این منظور استفاده کرد.  $N < N(\lambda, \lambda)$ 

$$\begin{split} \Lambda \sim Exp(2) \\ N|\Lambda \sim Pois(\lambda) \end{split}$$
 
$$P(N=n) = \int_0^\infty P(N=n|\Lambda=\lambda)P(\Lambda=\lambda)d\lambda \\ = \int_0^\infty \frac{e^{-\lambda}\lambda^n}{n!} \times 2e^{-2\lambda}d\lambda \\ we know that \int_0^\infty \frac{e^{-x}x^n}{n!}dx = 1 \\ = \frac{2}{3*3^n} \int_0^\infty \frac{e^{-3\lambda}3^n\lambda^n}{n!}d\lambda = \frac{2}{3^{n+1}} \\ E\left[N^2\right] = \int_0^\infty n^2 \frac{2}{3^{n+1}}dn = \frac{4}{3ln^3(3)} \end{split}$$

١.٢ الف

$$\begin{split} x(t) * h(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) h(t-\tau) d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-a\tau} u(\tau) e^{-b(t-\tau)} u(t-\tau) d\tau \\ &= \int_{0}^{t} e^{-a\tau - bt + b\tau} d\tau = e^{-bt} \frac{1}{b-a} \left[ e^{(b-a)\tau} \right]_{0}^{t} = \frac{e^{-bt}}{b-a} \left[ e^{bt - at} - 1 \right], \ t > 0 \end{split}$$

۲.۲ پ

$$x(t) * h(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)h(t-\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-a\tau}u(\tau)u(t-\tau)d\tau$$

$$= \int_{0}^{t} e^{-a\tau}d\tau = \frac{-1}{a} \left[e^{-a\tau}\right]_{0}^{t} = \frac{e^{-at}-1}{-a}, t > 0$$
(10)

٣.٢ ج

$$x(t)*h(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)h(t-\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} u(\tau)u(t-\tau)d\tau$$

$$= \int_{0}^{t} d\tau = t, t > 0$$
(19)

(\V)

$$h(n) = \left(\frac{1}{5}\right)^n u[n], \begin{cases} causal & n < 0 \Longrightarrow h[n] = 0\\ stable & \sum_{k=-\infty}^{+\infty} |h[n]| = 1 + \frac{1}{5} + \frac{1}{25} + \dots = \frac{1}{1 - \frac{1}{5}} = \frac{5}{4} < \infty \end{cases}$$

$$h(n) = 0.8^{n}u(n+2), \begin{cases} noncausal & n = 1, h[n] \neq 0 \\ stable & 0.8^{-2} + 0.8^{-1} + \dots = \frac{0.8^{-2}}{1 - 0.8} < \infty \end{cases}$$
 (1A)

$$h(n) = \left(\frac{1}{2}\right)^n u(-n), \begin{cases} noncausal & u < 0, h[n] > 0\\ not \ stable & 0.5^0 + 0.5^{-1} + \dots = \infty \end{cases} \tag{14}$$

$$h(n) = 5^{n}u(3-n), \begin{cases} noncausal & n = -1, h(n) \neq 0 \\ stable & 5^{3} + 5^{2} + \dots = \frac{5^{3}}{1-\frac{1}{5}} \end{cases} < \infty \tag{$\Upsilon$.}$$

$$h(t)=e^{-4t}u(t-2), \begin{cases} casual & t<0, h(t)=0\\ stable & \int_2^\infty e^{-4t}dt=\frac{-1}{4}\left[e^{-4t}\right]_2^\infty<\infty \end{cases} \tag{Y1)}$$

$$h(t) = e^{-6t}u(3-t), \begin{cases} noncausal & t = -1, h(t) \neq 0\\ nonstable & \int_{-\infty}^{3} e^{-6t}dt = \infty \end{cases} \tag{YY}$$

$$h(t) = e^{-2t}u(t+50), \begin{cases} noncausal & t = -1, h(t) \neq 0 \\ stable & \int_{-50}^{\infty} e^{-2t} dt = \frac{-1}{2} \left[ e^{-2t} \right]_{-50}^{\infty} < \infty \end{cases} \tag{YT}$$

$$y(t) = x(t-2) + x(2-t)$$

$$h(t) = \delta(t-2) + \delta(2-t)$$

$$stable: \int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t-2) + \delta(2-t)dt = 2$$

$$casual: t < 0, h(t) = 0$$

$$not \ memoryless: h(2) = 2 \neq 0$$

$$Linear:$$

$$y(t) = x_1(t-2) + x_1(2-t) + x_1(2-t)$$

$$y_1(t) = x_1(t-2) + x_1(2-t)$$

$$y_2(t) = x_1(t-2) + x_1(2-t)$$

$$(14)$$

 $y(t) = ax(t-2) + ax(2-t) = ax(t-2) + x(2-t) = ay_a(t)$ we could also easily say that sum of two linear systems is linear!

Time invariant: 
$$y(t-k) = x(t-k-2) + x(2-t+k)$$
  
 $S[x(t-k)] = x(t-k-2) + x(2-t+k) \to both equal$ 

(۲۵)

$$y(t) = \cos(3t)x(t)$$

$$h(t) = \cot(3t)\delta(t)$$

$$stable: \int \cos(3t)\delta(t)dt = 1$$

 $memoryless: \, h(t) = 0 \, execpt \, t = 0$ 

casual: h(t) = 0, t < 0

 $linear: cos(3t) is constant (not depend ant on x(t)) every time \ and \ product \ of \ constant \ signal \\ to \ a \ linear \ signal \ is \ definitely \ linear.$ 

 $Time\ variant:$ 

$$y(t-k) = \cos(3t - 3k)x(t-k) \neq \cos(3t)x(t-k)$$

$$y(t) = \int_{-\infty}^{2t} x(t)dt$$
$$h(t) = u(t)$$

$$not \, stable: \ \int u(t) = \infty$$

 $causal: t < 0 \rightarrow h(t) = 0$ 

 $not \, memoryless: t = 1, \, h(t) = 1$ 

linear:

$$y(t) = \int_{-\infty}^{2t} x_1(t) + x_2(t)dt = \int_{-\infty}^{2t} x_1(t)dt + \int_{-\infty}^{2t} x_2(t)dt$$

 $linear\ because\ integral\ is\ separable\\ also\ integral\ can\ carry\ contant\ out$ 

 $Time\ variant:$ 

$$y(t) = \int_{-\infty}^{2t} x(t-k)dt \neq \int_{-\infty}^{2(t-k)} x(t-k)dt$$

$$y(t) = x(t/3)$$

$$h(t) = \delta(t/3)$$

$$stable: \int \delta(t/3)dt = 1$$

$$causal: t < 0, h(t) = 0$$

(۲۶)

**(**YY)

memoryless: h(t) = 0 except t = 0

linear since any linear signal with scaling remains linear time invariant since linear system <math>x(t) is only scaled

$$y(t) = \begin{cases} x(t) + x(t-2) & t \geqslant 0 \\ o & ow \end{cases}$$

$$h(t) = \begin{cases} \delta(t) + \delta(t-2) & t \geqslant 0 \\ 0 & ow \end{cases}$$

$$stable : \int \delta(t) + \delta(t-2)dt < \infty$$

$$causal : t < 0, h(t) = 0$$

$$not \ memoryless : h(2) \neq 0$$

$$linear :$$

$$\begin{cases} x_1(t) + x_1(t-2) + x_2(t) + x_2(t-2) & t \geqslant 0 \\ 0 & ow \end{cases} = \begin{cases} x_1(t) + x_1(t-2) & t \geqslant 0 \\ 0 & ow \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1(t) + x_1(t-2) & t \geqslant 0 \\ 0 & ow \end{cases} + \begin{cases} x_2(t) + x_2(t-2) & t \geqslant 0 \\ 0 & ow \end{cases}$$

it is the same if we scale it with some variable or give it the system of ax(t).

 $time\ variant:$ 

$$\begin{cases} x(t-k) + x(t-k-2) & t \geqslant k \\ 0 & ow \end{cases} \neq \begin{cases} x(t-k) + x(t-k-2) & t \geqslant 0 \\ 0 & ow \end{cases}$$

$$y(t) = \begin{cases} x(t) + x(t-2) & x(t) \geqslant 0 \\ o & ow \end{cases}$$

$$h(t) = \begin{cases} \delta(t) + \delta(t-2) \\ 0 \end{cases}$$

$$stable : \int \delta(t) + \delta(t-2)dt < \infty$$

$$causal : t < 0, h(t) = 0$$

$$not \ memoryless : h(2) \neq 0$$

$$not \ linear :$$

$$\begin{cases} x_1(t) + x_1(t-2) + x_2(t) + x_2(t-2) & x_1(t) + x_2(t) \geqslant 0 \\ o & ow \end{cases} \neq$$

$$\begin{cases} x_1(t) + x_1(t-2) & x_1(t) \geqslant 0 \\ o & ow \end{cases} + \begin{cases} x_2(t) + x_2(t-2) & x_2(t) \geqslant 0 \\ o & ow \end{cases}$$

 $time\ invariant$ 

$$\begin{cases} x(t-k) + x(t-k-2) & x(t-k) \geqslant 0 \\ o & ow \end{cases} = \begin{cases} x(t-k) + x(t-k-2) & x(t-k) \geqslant 0 \\ o & ow \end{cases}$$

## ۵ سوال ۵

$$\begin{split} R_x(\omega) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \delta(w-w_0) + \delta(w+w_0) e^{2j\pi\omega\tau} dw = e^{-2j\pi\omega_0\tau} + e^{2j\pi\omega_0\tau} \\ R_x(\omega) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{\omega^2}{2}} e^{2j\pi\omega\tau} dw = \sqrt{2\pi} \, e^{2j^2\pi^2\tau^2} \\ R_x(w) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-|\omega|} e^{2j\pi\omega\tau} dw \\ &= \int_{0}^{+\infty} e^{-\omega} e^{2j\pi\omega\tau} dw + \int_{-\infty}^{0} e^{\omega} e^{2j\pi\omega\tau} dw \\ &= \left[ \frac{1}{2j\pi\tau - 1} e^{w(2j\pi\tau - 1)} \right]_{0}^{\infty} + \left[ \frac{1}{2j\pi\tau + 1} e^{w(2j\pi\tau + 1)} \right]_{-\infty}^{0} \\ &= \frac{-1}{2j\pi\tau - 1} + \frac{1}{2j\pi\tau + 1} \end{split}$$