

ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ ΚΡΗΤΗΣ  
Τμήμα Επιστήμης Υπολογιστών

**HY-317: Εφαρμοσμένες Στοχαστικές Διαδικασίες - Εαρινό Εξάμηνο 2009**  
**Διδάσκων: Π. Τσακαλίδης**

Λύσεις Πρώτης Σειράς Ασκήσεων

Ημερομηνία Ανάθεσης: 18/02/2009

Ημερομηνία Παράδοσης: 02/03/2009

**Άσκηση 1.**

- (α) Η ροπογεννητρία της τ.μ.  $X \sim N(0, \sigma^2)$  είναι  $M_X(s) = e^{s^2\sigma^2/2}$ . Άρα, για την τ.μ.  $Y$  θα ισχύει:

$$M_Y(s) = E(e^{sY}) = E\left(e^{s\sum_{k=0}^{\infty} X_k r^k}\right) = E\left(\prod_{k=0}^{\infty} e^{sX_k r^k}\right) \stackrel{\text{ανεξάρτητες τ.μ.}}{=} \prod_{k=0}^{\infty} E\left(e^{sX_k r^k}\right)$$

$$\stackrel{E(e^{s\alpha X}) = M_X(s\alpha)}{=} \prod_{k=0}^{\infty} M_X(sr^k) = \prod_{k=0}^{\infty} e^{(sr^k)^2 \sigma^2 / 2} = e^{(s^2 \sigma^2 / 2) \sum_{k=0}^{\infty} (r^2)^k} \stackrel{r^2 \leq 1}{=} e^{s^2 \sigma^2 / 2(1-r^2)}$$

- (β) Παρατηρούμε ότι η  $M_Y(s)$  είναι η ροπογεννητρία Γκαουσιανής τ.μ. με μέση τιμή 0 και διασπορά  $\sigma^2/(1-r^2)$ . Η PDF θα μπορούσε επίσης να εκτιμηθεί από το γεγονός ότι η τ.μ.  $Y$  είναι ένας γραμμικός συνδυασμός από ανεξάρτητες και ίσμοια κατανεμημένες Γκαουσιανές τ.μ., και επομένως η  $Y$  είναι και αυτή Γκαουσιανή τ.μ. (με μέση τιμή και διασπορά που έχουν ήδη υπολογιστεί).

**Άσκηση 2.**

- (α) Ισχύει ότι:

$$M_V(s) = E(e^{sV}) = E(e^{sXU}) = E_U(E_X(e^{sXU}|U)) \stackrel{\text{U τ.μ. Bernoulli}}{=} \\ = (1-\epsilon)E[e^{sXU}|U=0] + \epsilon E[e^{sXU}|U=1] = (1-\epsilon)E[e^{sX0}] + \epsilon E[e^{sX1}] \\ = (1-\epsilon) + \epsilon E[e^{sX}] \stackrel{\text{Γκαουσιανή τ.μ.}}{=} (1-\epsilon) + \epsilon e^{s^2\sigma^2/2}$$

- (β) Χρησιμοποιώντας τους ορισμούς της μέσης τιμής, έχουμε ότι: (ξέρουμε ότι για την τ.μ.  $U$  που ακολουθεί Bernoulli κατανομή ισχύει ότι  $E(U^2) = \sum_u u^2 p_U(u) = 0^2 p_U(u=0) + 1^2 p_U(u=1) = 0(1-\epsilon) + 1\epsilon = \epsilon$ )

$$E(V) = E(XU) \stackrel{\text{X, U ανεξάρτητες τ.μ.}}{=} E(X)E(U) = 0E(U) = 0 \\ E(V^2) = E((XU)^2) = E(X^2U^2) = E(X^2)E(U^2) = \sigma^2\epsilon \\ Var(V) = E(V^2) - E(V)^2 = \sigma^2\epsilon$$

**Άσκηση 3.**

Για να απαντήσουμε τα ερωτήματα (α), (β) και (γ), πρώτα υπολογίζουμε την μέση τιμή και τη διασπορά των  $Y_n$ ,  $T_n$ , και  $A_n$ . Άρα, ισχύει ότι:

$$E[Y_n] = E[(1/2)^n X_n] = (1/2)^n E[X] = (1/2)^n 2.$$

$$Var(Y_n) = Var((1/2)^n X_n) \stackrel{Y=\alpha X+b: Var(Y)=\alpha^2 Var(X)}{=} Var(X)(1/2)^{2n} = 9(1/4)^{2n}.$$

$$E[T_n] = E[Y_1 + \dots + Y_n] \stackrel{\text{άνθροισμα ανεξάρτητων τ.μ.}}{=} E[Y_1] + \dots + E[Y_n] = E[(1/2)X_1] + \dots + E[(1/2)^n X_n]$$

$$\begin{aligned}
&= (1/2)E[X_1] + \dots + (1/2)^n E[X_n] = (1/2)E[X] + \dots + (1/2)^n E[X] = (1/2)2 + \dots + (1/2)^n 2 \\
&= 2 \sum_{i=1}^n (1/2)^i = 2(1/2) \frac{1 - (1/2)^n}{1 - (1/2)} = 2(1 - (1/2)^n).
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
Var(T_n) &= Var(Y_1 + \dots + Y_n) = Var((1/2)X_1 + \dots + (1/2)^n X_n) \\
&= (1/2)^2 Var(X_1) + \dots + (1/2)^{2n} Var(X_n) = \sum_{i=1}^n (1/4)^i Var(X_i) = \sum_{i=1}^n (1/4)^i 9 \\
&= 9 \sum_{i=1}^n (1/4)^i = 9(1/4) \frac{1 - (1/4)^n}{1 - (1/4)} = 3(1 - (1/4)^n). \\
E[A_n] &= E[(1/n)T_n] = (1/n)E[T_n] = (2/n)(1 - (1/2)^n). \\
Var[A_n] &= Var[(1/n)T_n] = (1/n)^2 Var(T_n) = (3/n^2)(1 - (1/4)^n).
\end{aligned}$$

(α) NAI. Η  $Y_n$  συγκλίνει στο 0 ως προς την πιθανότητα. Συγκεκριμένα, όσο το  $n$  γίνεται πολύ μεγάλο, η μέση τιμή της  $Y_n$  προσεγγίζει την τιμή 0 και η διασπορά της  $Y_n$  προσεγγίζει επίσης το 0. Άρα, από την ανισότητα του Chebyshev, η  $Y_n$  συγκλίνει στο 0 ως προς την πιθανότητα.

(β) OXI. Έστω ότι η  $T_n$  συγκλίνει ως προς την πιθανότητα σε μία τιμή  $\alpha$ . Επίσης, ισχύει ότι:

$$T_n = Y_1 + (Y_2 + \dots + Y_n) = Y_1 + ((1/2)^2 X_2 + \dots + (1/2)^n X_n) = Y_1 + (1/2)((1/2)X_2 + \dots + (1/2)^{n-1} X_n).$$

Παρατηρούμε ότι το  $(1/2)X_2 + \dots + (1/2)^{n-1} X_n$  συγκλίνει στο ίδιο όριο με την  $T_n$  καθώς  $n \rightarrow \infty$ . Εάν η  $T_n$  συγκλίνει στο  $\alpha$  τότε η  $Y_1$  θα πρέπει να συγκλίνει στο  $\alpha/2$ . Αλλά αυτό είναι λάθος, οπότε έρχεται σε αντίθεση με την αρχική μας υπόθεση.

(γ) NAI. Η  $A_n$  συγκλίνει στο 0 ως προς την πιθανότητα. Όσο το  $n$  μεγαλώνει, η μέση τιμή της  $A_n$  προσεγγίζει το 0 και η διασπορά της  $A_n$  επίσης προσεγγίζει το 0. Οπότε, από την ανισότητα του Chebyshev η  $A_n$  συγκλίνει στο 0 ως προς την πιθανότητα. (Αυτό θα μπορούσαμε να το αποδείξουμε χρησιμοποιώντας τον Ασθενή Νόμο των Μεγάλων Αριθμών WLLN παρατηρώντας ότι οι τ.μ.  $A_n$  είναι i.i.d. με πεπερασμένη μέση τιμή και διασπορά).

#### Άσκηση 4.

(α) Ισχύει ότι:  $A_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$ . Η ανισότητα του Chebyshev δίνει το εξής:

$$P(|A_n - E[A_n]| \geq 0.02) \leq \frac{Var(A_n)}{0.02^2},$$

όπου

$$E[A_n] = \frac{E[X_1 + \dots + X_n]}{n} = E[X]$$

και

$$\begin{aligned}
Var(A_n) &= Var((X_1 + \dots + X_n)/n) = (1/n^2)(Var(X_1) + \dots + Var(X_n)) \\
&= nVar(X)/n^2 = Var(X)/n = 9/n.
\end{aligned}$$

Αυτό μας δίνει τον Ασθενή Νόμο των Μεγάλων Αριθμών (WLLN):

$$P(|A_n - E[X]| \geq 0.02) \leq (9/n)/0.02^2 = 0.318.$$

Λύνοντας ως πρός  $n$  έχουμε ότι  $n = 70754.7$  και αφού το  $n$  θα πρέπει να είναι ακέραιος  $n = 70755$ .

(β) Το Κεντρικό Οριακό Θεώρημα (CLT) μας επιτρέπει να προσεγγίσουμε την τ.μ.  $S_n = X_1 + \dots + X_n$  σαν μία τ.μ. που ακολουθεί κανονική κατανομή. Μας ενδιαφέρει η ανισότητα

$$P(|A_n - E[X]| > 0.02) < 0.318$$

όπου η τ.μ.  $Y_n = (A_n - E[X]) = \frac{(X_1 + \dots + X_n)}{n} - E[X] = (S_n - nE[X])/n$  ακολουθεί επίσης κανονική κατανομή με  $E[Y_n] = 0$  και  $Var(Y_n) = Var(A_n) = 9/n$ . Οπότε,

$$\begin{aligned} P(|Y_n| > 0.02) &= P((Y_n > 0.02) \cup (Y_n < -0.02)) = P(Y_n > 0.02) + P(Y_n < -0.02) \\ &= \Phi(-0.02\sqrt{n}/3) + (1 - \Phi(0.02\sqrt{n}/3)) = 2 - 2(\Phi(0.02\sqrt{n}/3)) \leq 0.318 \\ &= \Phi(0.02\sqrt{n}/3) \geq 0.8410 \end{aligned}$$

Καθώς η  $\Phi(1.00)$  είναι η μικρότερη τιμή από τον πίνακα τιμών της τυπικής κανονικής CDF που είναι μεγαλύτερη από 0.8410 συμπεραίνουμε ότι  $n = 22500$ .

(γ) Οπότε, το CLT δίνει την προσέγγιση με την μικρότερη δυνατή τιμή του  $n$ .

### Άσκηση 5.

Η πιθανότητα ότι η πτήση θα είναι “overbooked” ισούται με την πιθανότητα ότι λιγότερα από 20 εισιτήρια σε σύνολο 320 εισιτηρίων θα ακυρωθούν. Έστω  $N$  ο αριθμός των εισιτηρίων που ακυρώνονται, ο οποίος είναι διωνυμική κατανομή με παραμέτρους  $n = 320$  και  $p = 0.1$ , έτσι ώστε να ισχύει ότι  $E[N] = 320 \cdot 0.1 = 32$  και  $\sigma_N = \sqrt{(320)(0.1)(0.9)} = \sqrt{28.8}$ . Χρησιμοποιώντας την προσέγγιση Moivre-Laplace της διωνυμικής, έχουμε ότι

$$P(N < 20) = P(N \leq 19.5) \approx \Phi(-12.5/\sqrt{28.8}) = 1 - \Phi(2.3292) \approx 0.0099.$$

### Άσκηση 6.

(α) Στο ερώτημα αυτό χρησιμοποιούμε το Κεντρικό Θεώρημα (CLT). Έστω  $X_1, \dots, X_{400}$ , το μήκος του κάθε τμήματος του σωλήνα, ότι είναι i.i.d. τ.μ. με μέση τιμή  $1/\lambda = 1/2$  και διασπορά  $1/\lambda^2 = 1/4$ . Αν  $S_{400} = X_1 + \dots + X_{400}$  έχουμε ότι:

$$E[S_{400}] = E[X_1 + \dots + X_{400}] = 400E[X] = 200$$

$$Var(S_{400}) = Var(X_1 + \dots + X_{400}) = 400Var(X) = 100$$

Οπότε, θέλουμε να βρούμε όριο  $w$  τέτοιο ώστε  $P(S_{400} > w) \approx 0.841$ . Από το CLT ισχύει ότι  $S_{400}$  μπορεί να προσεγγιστεί από μία κανονική τ.μ. με μέση τιμή 200 και διασπορά 100.

$$P(S_{400} > w) = P\left(\frac{S_{400} - 200}{10} > \frac{w - 200}{10}\right) = \Phi((200 - w)/10) \approx 0.8410$$

Αφού  $\Phi(1.00) \approx 0.841$ , έχουμε ότι  $(200 - w)/10 \approx 1.00$ , άρα  $w \approx 190$ .

(β) Θέλουμε να βρούμε  $n$  τέτοιο ώστε  $P(S_n > 200) \approx 0.841$ , όπου  $S_n = X_1 + \dots + X_n$ . Όπως στο προηγούμενο ερώτημα, έχουμε ότι  $E[S_n] = nE[X] = n/2$  και  $Var(S_n) = nVar(X) = n/4$ . Υπόθετοντας ότι το  $n$  είναι αρκετά μεγάλο έτσι ώστε να μπορούμε να εφαρμόσουμε το CLT, μπορούμε να προσεγγίσουμε ξανά την  $S_n$  ως μία κανονική τ.μ. Επομένως έχουμε ότι

$$\begin{aligned} P(S_n > 200) &= P\left(\frac{S_n - n/2}{\sqrt{n/4}} > \frac{200 - n/2}{\sqrt{n/4}}\right) \\ &= \Phi\left(\frac{n/2 - 200}{\sqrt{n/4}}\right) \approx 0.8410. \end{aligned}$$

Αφού  $\Phi(1.00) \approx 0.8410$ , το  $n$  θα είναι περίπου 421.

**Άσκηση 7.**

Αφού οι τ.μ.  $Z_j$  και  $\Theta_j$  είναι ανεξάρτητες θα ισχύει ότι:

$$E(Z_j \sin \Theta_j) = E(Z_j)E(\sin \Theta_j) = 0,$$

$$\begin{aligned} Var(Z_j \sin \Theta_j) &= E((Z_j \sin \Theta_j)^2) = E(Z_j^2)E((\sin \Theta_j)^2) \\ &= (1/2)(\mu^2 + \sigma^2) \end{aligned}$$

Αφού  $Z_j \sin \Theta_j$  είναι i.i.d., από το CLT έχουμε ότι, καθώς  $n \rightarrow \infty$ , θα ισχύει ότι:

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{j=1}^n \frac{Z_j \sin \Theta_j}{\sqrt{(\mu^2 + \sigma^2)/2}} \sim N(0, 1)$$

Έπειτα, καθώς  $n \rightarrow \infty$ ,  $X_n \sim N(0, (1/2)(\mu^2 + \sigma^2))$ .