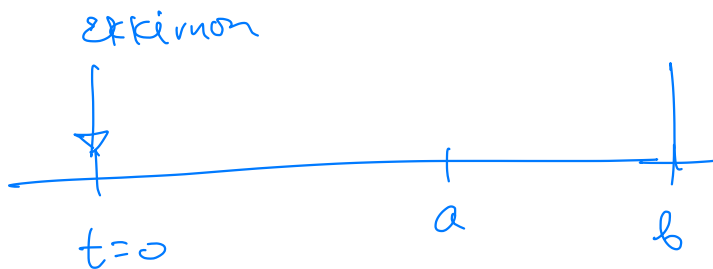


5-4-2023

Παράδειγμα

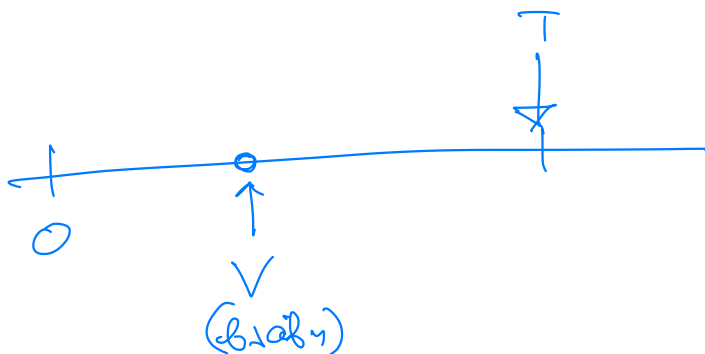
Μηχάνημα παράγει βλάβες, επιθεωρείται,
επισκευάζεται/αντικαθίσταται.

Χρόνος λειτουργίας $\cong V \sim \text{Exp}(\lambda)$



Χρόνος επιθεώρησης $T \sim U(a, b)$ από τη στιγμή λειτουργίας (κέρτος)

Μετά την επιθεώρηση μηχανήματα είναι σαν καινούργια.



Κανονική λειτουργία : έσοδο = r_1 / μω. χρόνο

Σε βλάβη : έσοδο = r_2 / μω. κ.ε.

$$r_2 < r_1$$

Κόστος αντικατάστασης

C

Μέσο καθαρό κέρδος / μονάδα χρόνου

Κύκλος : χρόνος μεταξύ δύο επιθεωρήσεων

$$\theta = \frac{E(R)}{E(X)}$$

$$S = \text{κέρδος κύκλου} = R(V, T) \quad V \sim \text{Exp}(\lambda)$$
$$X = \text{μικρός κύκλος} = X(V, T) \quad T \sim \mathcal{U}(a, b)$$

$$X = T$$
$$S = \begin{cases} r_1 V + r_2 (T - V) - C, & \text{αν } V < T \\ r_1 T, & \text{αν } V > T \end{cases}$$

$$S = -C + r_1 V + r_2 (T - V)$$
$$S = r_1 T$$

$$S = r_1 \cdot \min(V, T) + r_2 \max(T - V, 0) - C \cdot 1(V < T)$$

$$X = T$$

① Προσμοιώνουμε n κύκλους

$$j \in \{1, \dots, n\}$$

$$t_j \sim \mathcal{U}(a, b)$$

$$v_j \sim \text{Exp}(\lambda)$$

$$S_j = r_1 \min(v_j, t_j) + r_2 \max(t_j - v_j, 0) - C \cdot 1(v_j < t_j)$$

$$\theta(F_e) = \frac{\bar{S}_n}{\bar{T}_n}$$

2) Bootstrap.

Ερω οκ $\hat{\theta} = \frac{\bar{S}_n}{\bar{T}_n}$

Για $k = 1, \dots, N$

αποσπασματισμός
 $\{$ n αποσπασματα με εναυγεια απο $\begin{pmatrix} (t_1, s_1) \\ \vdots \\ (t_n, s_n) \end{pmatrix}$

Ερω $\begin{pmatrix} (T_{k1}, S_{k1}) \\ \vdots \\ (T_{kn}, S_{kn}) \end{pmatrix}$

$$\hat{\theta}_k = \frac{\bar{S}_k}{\bar{T}_k} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n S_{kj}}{\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n T_{kj}}$$

$$\text{bias est} = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \left(\hat{\theta}_k - \theta(F_e) \right)$$

$$= \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \left(\frac{\bar{S}_k}{\bar{T}_k} - \frac{\bar{S}_n}{\bar{T}_n} \right)$$

$$\text{MSE est} = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \left(\hat{\theta}_k - \theta(F_e) \right)^2$$

Για τω συ συλλογών ως Διακε, Ομ.

$$m = \begin{bmatrix} (t_1, s_1) \\ \vdots \\ (t_n, s_n) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t_1 & s_1 \\ t_2 & s_2 \\ \vdots & \vdots \\ t_n & s_n \end{bmatrix}$$

(παίρνουμε n παρ. με επανάληψη).

R: $l = \text{sample}(1:n, n, \text{replace} = T)$

$$y = m[l,]$$

π.χ. αν $l = (1, 2, 1, 3)$ ($n = 4$)

$$\begin{bmatrix} t_1 & s_1 \\ t_2 & s_2 \\ t_3 & s_3 \\ t_4 & s_4 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} t_1 & s_1 \\ t_2 & s_2 \\ t_1 & s_1 \\ t_3 & s_3 \end{bmatrix}$$

Μέθοδοι Μειώσης Διασποράς των Προσπονήσεων Monte Carlo

Monte Carlo

Έστω $X \sim F$

$$\theta = E(X)$$

Προσπονώσουμε $(X_1, \dots, X_n) \sim F \Rightarrow \hat{\theta} = \bar{X}_n$

$$E(\hat{\theta}) = \theta$$

$$MSE(\hat{\theta}) = E(\bar{X}_n - \theta)^2 = \text{Var}(\bar{X}_n) = \frac{\text{Var}(X)}{n}$$

$$\Delta\hat{E} : \bar{X}_n \pm t_{\alpha/2, n-1} \frac{S_x}{\sqrt{n}}$$

$$S = \sqrt{\frac{\sum (x_j - \bar{x})^2}{n-1}}$$

$$\left(E(S^2) = \text{Var}(X) = \sigma_x^2 \right)$$

Αν μπορούμε να βρούμε μια άλλη ζ.φ. Y (οχι ανεξ. ζ.φ. X)

ζ.φ. w Y

$$E(Y) = \theta$$

$$\text{Var}(Y) = \sigma_y^2 < \sigma_x^2$$

τότε αν έχουμε δείγμα $(Y_1, \dots, Y_n) \sim F_Y$

$$\Delta\hat{E} : \bar{Y}_n \pm t_{\alpha/2, n-1} \frac{S_y}{\sqrt{n}}$$

Παράδειγμα

Προσομοίωση σπάνιων γεγονότων

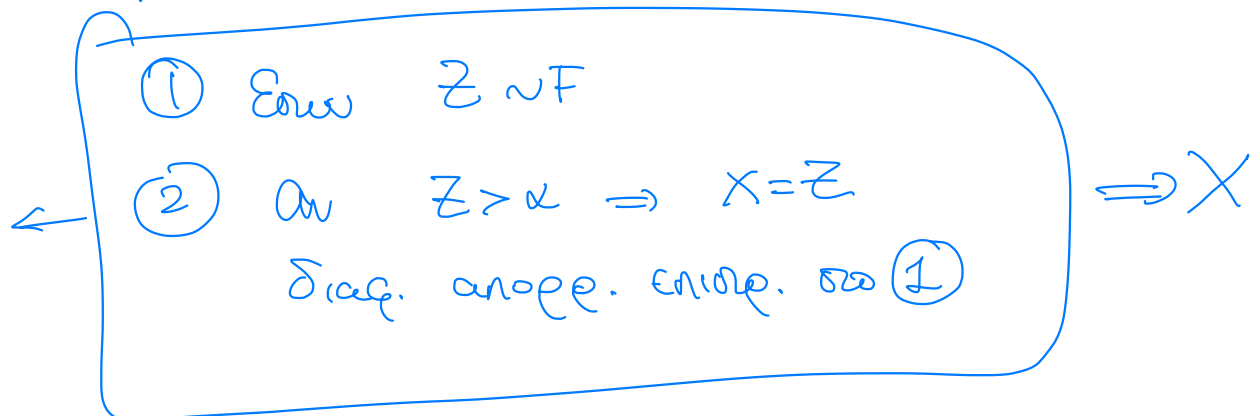
Έστω $Z \sim F$

$$\theta = E(Z | Z > \alpha)$$

όπου $p = P(Z > \alpha) \approx 0$

∃ γεννήτρια από F

Δημιουργούμε γεννήτρια από $Z | Z > \alpha$
μέσω accept reject.



$$\hat{\theta} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}, \quad n \text{ "μεγάλο"} \quad (\text{π.χ. } n=1000)$$

Όμως αν $p = 10^{-9}$ ο μέσος αριθμός βημάτων για τη δημιουργία μιας παρατήρησης είναι $\approx 10^9$ με αποτέλεσμα ο συνολικός χρόνος δημιουργίας του δείγματος να είναι απαράδεκτος