

ΕΚΤΙΜΗΣΗ - ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗ ΣΥΜΠΛΗΣΗΣ ΕΠΙΛΟΓΙΑ

Ορισμός: Στατιστική επιλογή ή επιλογή συμπλήσης είναι κάθε επιλογή της $T(\underline{x}) = T(x_1, x_2, \dots, x_n)$ των δεδομένων για αποτίμηση της προβλεψίας της μέσης με την απόσταση από την αποτίμηση που πρέπει να διέχει.

$$\underline{\bar{x}} = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n x_i, \quad S^2 = \frac{1}{n-1} \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

Επιλογής Μεσαρικής

Οι επιλογές φανταγμένης μεταβλητής θεωρούνται ως επιλογές της $\hat{\theta}$, τις οποίες θεωρούνται διαφορετικές από τις απλώντας μεταβλητής θ , η επιλογής.

ΠΧ] Εσύ x_1, x_2, \dots, x_n ήταν $x_i \sim N(\mu, \sigma^2 = 1)$ $i=1, \dots, n$. Θέλεις να επιλέξεις μια εγνωμόνα μεταβλητής $\hat{\mu}$, δηλ. μιας επιλογής της μ .

↪ Το πρόβλημα της είναι τι μπορείς να έχεις

↪ Το πρόβλημα της είναι τι μπορείς να έχεις

ສອງມາຍ သະ ດິຈິບຕາວ

ບັດ ອາດ ຕົກລົງ ຫຼື "ກຳນົດຕົກ", "ກຳນົດ", "ກຳນົດ"
ຄຸນທີ່ມາຍ ຫຼື ດັກ ອົກຕົກ ຢູ່ນີ້ ຫຼື ວິໄລ
ໂທີ ການ ດັກ ມີ ນັກຂອງລົກ. ດັວ.

$$|\hat{\mu} - \mu| < \delta, \text{ ຂັ້ນ } \delta > 0$$

$$\underset{n \rightarrow \infty}{\lim} \Pr(|\hat{\mu}_n - \mu| < \delta) = 1$$

ກົດມີ ຈົກຕົກ ຄຸນທີ່ມາຍ ອັນດີ ທີ່
ນັກນົດຕົກ, ດັກ ອົກຕົກ ຕີ່ມີ ຄຸນທີ່ມາຍ
ນັກນົດຕົກ ລົກ ອົກຕົກ ຕີ່ມີ \bar{x} .

④ ກົດຕົກ $\bar{x}_i \sim N(\mu, \sigma^2)$, ແລ້ວ $\bar{x} \sim N(E(\bar{x}), V(\bar{x}))$
ໃນ ຈົກຕົກ ຄຸນທີ່ມາຍ ຮ່ວມມືດີ.

$$E(\bar{x}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right) = \frac{\sum_{i=1}^n E(x_i)}{n} = \frac{n\mu}{n} = \mu.$$

$$V(\bar{x}) = V\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right) = \frac{1}{n^2} \cdot \sum_{i=1}^n V(x_i) =$$

$$= \frac{n\sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}$$

Apx: $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$.

Έχουμε $X_i \sim N(b, \sigma^2)$ αων $M_X(t) = \exp\left\{bt + \sigma^2 \frac{t^2}{2}\right\}$

Έχουμε $X_i \sim N(b, \sigma^2)$, $i=1, \dots, n$

$$M_{\bar{X}}(t) = E[e^{t\bar{X}}] = E\left[e^{t\frac{1}{n}\sum_i X_i}\right] = E\left[e^{\frac{t}{n}X_1} \cdot e^{\frac{t}{n}X_2} \cdots e^{\frac{t}{n}X_n}\right]$$

$$\stackrel{\text{ind.}}{=} E\left[e^{\frac{t}{n}X_1}\right] \cdots E\left[e^{\frac{t}{n}X_n}\right] =$$

$$= M_{X_1}\left(\frac{t}{n}\right) \cdots M_{X_n}\left(\frac{t}{n}\right) = \prod_{i=1}^n M_{X_i}\left(\frac{t}{n}\right)$$

$$= \left[M_X\left(\frac{t}{n}\right)\right]^n = \exp\left\{b\frac{t}{n} + \sigma^2 \frac{t^2}{2n^2}\right\}^n =$$

$$= \exp\left\{nb\frac{t}{n} + n\sigma^2 \frac{t^2}{2n^2}\right\} = \exp\left\{bt + \sigma^2 \frac{t^2}{2}\right\}$$

Γιατί η προσεγγίση είναι $N(b, \sigma^2/n)$

☒

$$\text{Στο } \underline{n}x \quad \bar{X} \sim N(b, \frac{\sigma^2}{n}) \Rightarrow \frac{\bar{X}-b}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

Θεώρετα: $\lim_{n \rightarrow \infty} \Pr(|\hat{b}_n - b| < \delta) = 1$

Για $\hat{b}_n = \bar{X}_n$: $P(-\delta < \bar{X}_n - b < \delta) =$

$$= P\left(-\frac{\delta}{\sigma/\sqrt{n}} < \frac{\bar{X}_n - b}{\sigma/\sqrt{n}} < \frac{\delta}{\sigma/\sqrt{n}}\right) =$$

$$= \Pr(-\delta\sqrt{n} < Z < \delta\sqrt{n}) =$$

$$= \Pr(-\delta\sqrt{n} < Z < \delta\sqrt{n}) = \\ = \Phi(\delta\sqrt{n}) - \Phi(-\delta\sqrt{n}) = 2\Phi(\delta\sqrt{n}) - 1$$

Bei $\delta \propto \sqrt{n} \rightarrow \infty$ war: $\Phi(\delta\sqrt{n}) \rightarrow 1$

Zusammen: $\lim_{n \rightarrow \infty} \Pr(|\bar{X}_n - \mu| < \delta) = 2 - 1 = 1$.

Aber zu \bar{X}_n sind "reale" Ereignisse zu haben.
Für sukzessiviven Signale x_1, \dots, x_n und
die Ereignisse X_n sind n Ereignisse.

OPFERMOΣ: To show $\Theta \subset \mathbb{R}^S$ ω and
Koeffizienten aus Objets ω wirken auf Ereignisse und
nehmen Wert an $\theta = (\theta_1, \dots, \theta_S)$ ω und
wahrscheinlichkeiten ω .

nx) an $\theta = (\mu, \sigma^2)$, dass μ, σ^2 Wahrscheinlichkeit
und Koeffizienten, war:

$$\Theta = (-\infty, \infty) \times (0, +\infty) \subset \mathbb{R}^2$$

④ Funktionen, die kognitiv von uns verarbeitet werden.

of entries in \mathbf{A} are 0, except 1.