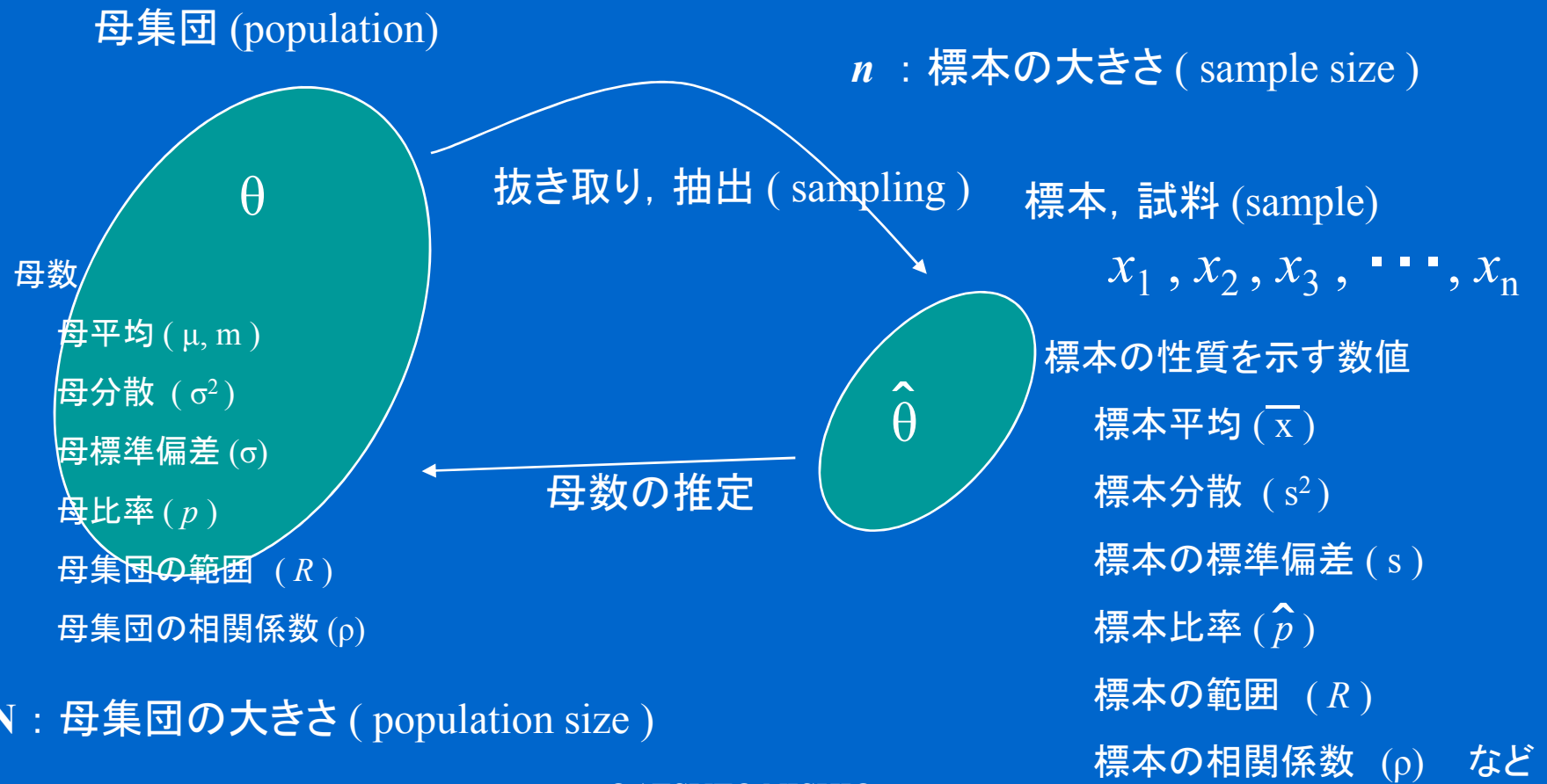




標本と母集団



N : 母集団の大きさ (population size)





標本分布 (sampling dist.)

標本平均(\bar{x}), 標本分散(s^2), 不偏標本分散(u^2) 等の
統計量は確率変数だから確率分布を持つ.

統計量の確率分布は標本分布と呼ばれる.

標本の分布を知ることは, 元となる母集団の分布を知る
上で重要である.

標本の分布と母集団の分布の関係が重要
たとえば, 標本平均から母平均を知る.





中心極限定理 (central limit theorem)

母集団の(分布の)型に関係なく,
標本平均 (\bar{x}) の分布は,
標本数 (n) が大きければ,

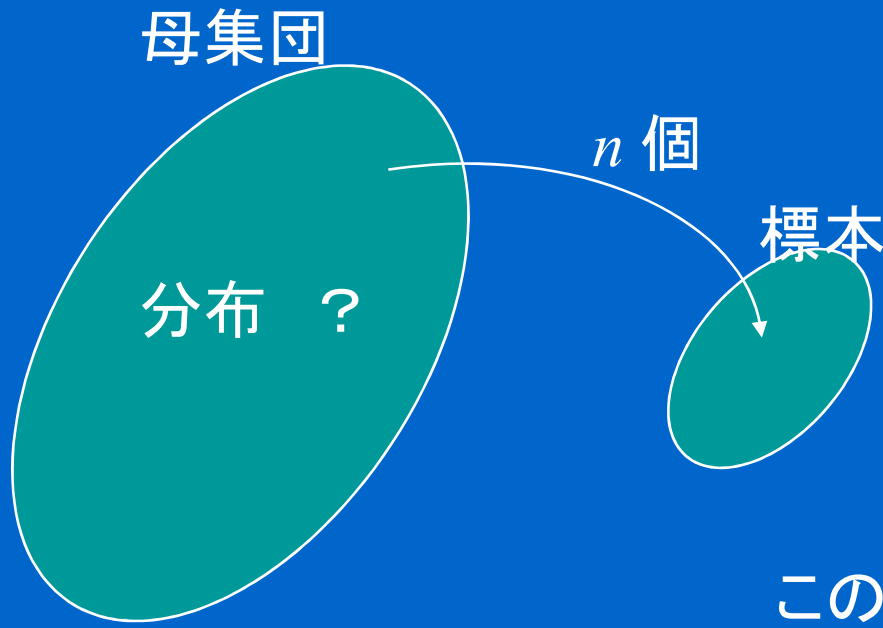
正規分布 $N \left[\mu, \frac{\sigma^2}{n} \right]$ に従う.





-
-
-

中心極限定理



$$x_1, x_2, x_3, \dots, x_n \quad : \quad \bar{x}$$

この操作を繰り返す

$$\bar{x}_1, \bar{x}_2, \bar{x}_3, \dots$$

この \bar{x} の分布は n が大きくなると

n が大きくなるほど
その精度は高くなる

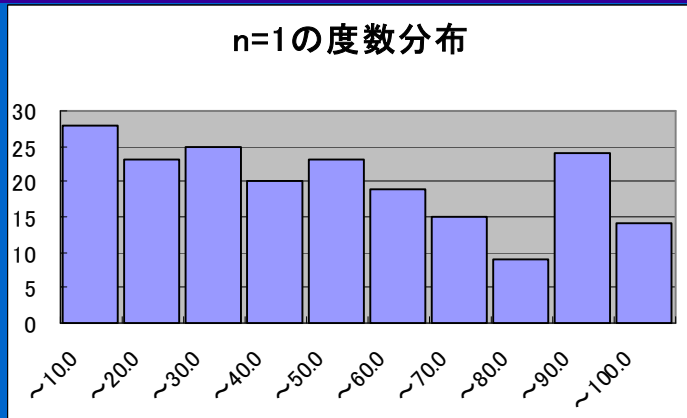
$$\left[\mu, \frac{\sigma^2}{n} \right] \quad \text{に従う}$$



-
-
-
-
-
-
-



n個の平均値の分布

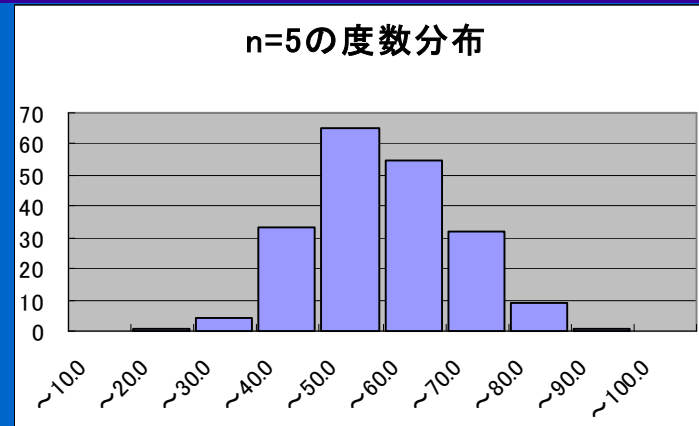


平均 44.32

標準偏差 29.46

平均 50.22

標準偏差 8.75

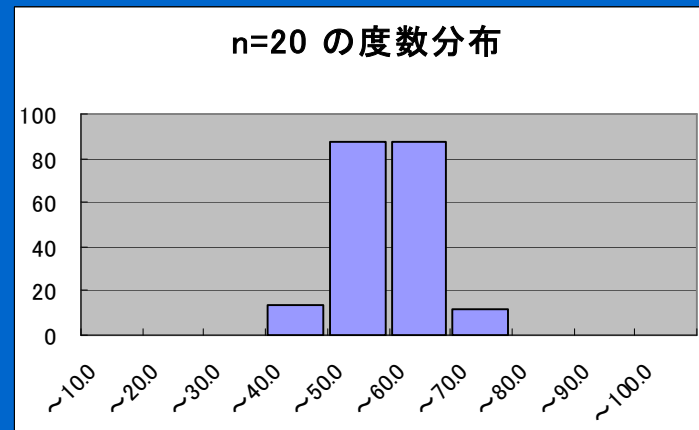
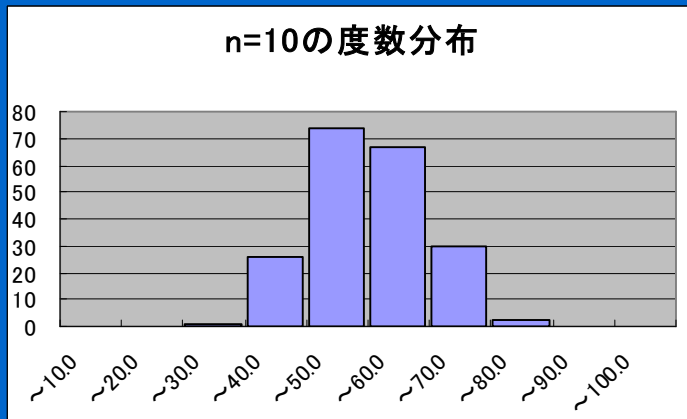


平均 50.32

標準偏差 11.72

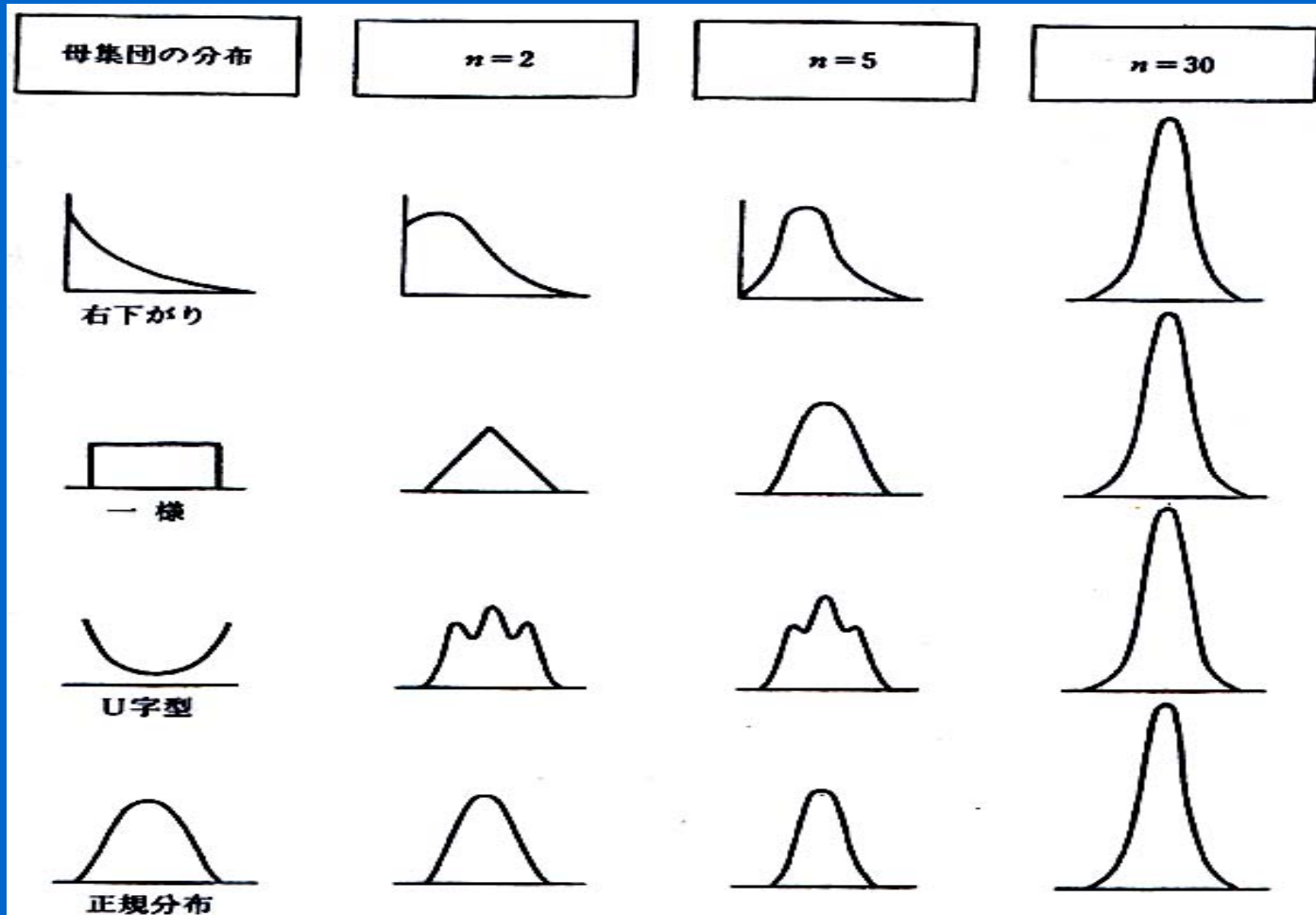
平均 50.01

標準偏差 6.65





中心極限定理のイメージ





中心極限定理の応用

ランダム標本 $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ について,
各 \bar{X}_i の平均値が μ ($-\infty < \mu < \infty$), 分散が σ^2 ($0 < \sigma^2 < \infty$) であるとき,
標本平均 \bar{X} の標本分布は, 標本の大きさ n が十分大きければ,
正規分布 $N(\mu, \sigma^2/n)$ に近似する.

すなわち,

$$\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n) \quad (n \rightarrow \infty)$$

二項分布の正規近似

$$B(np, npq) \text{ において } P(a \leq S_n \leq b) \doteq \int_{\frac{a-np}{\sqrt{npq}}}^{\frac{b-np}{\sqrt{npq}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

(a, b は定数)



⋮



点推定 (point estimation)

少数の標本から、母数をずばり
1つ数値で言い当てる.

どの推定量を利用するかの基準

- 不偏性 (unbiasedness)
- 一緻性 (consistent)
- 有効性 (efficiency)



⋮



不偏性

未知母数を θ , その推定量を $\hat{\theta}$ としたとき,

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

となるような $\hat{\theta}$ を θ の不偏推定量と呼ぶ.

この推定量 $\hat{\theta}$ は不偏性をもつという.



⋮



たとえば

$$\begin{aligned} E(\bar{x}) &= \{ E(x_1) + E(x_2) + \cdots + E(x_n) \} / n \\ &= (\mu + \mu + \cdots + \mu) / n \\ &= \mu \end{aligned}$$

すなわち、 \bar{x} は母平均 μ の不偏推定量である。

$E(\tilde{x}) = \mu$ となり、
 \tilde{x} も母平均 μ の不偏推定量である。



一 致 性

未知母数を θ , その推定量を $\hat{\theta}$ としたとき,

$$\hat{\theta} \rightarrow \theta \quad (n \rightarrow \infty)$$

となるような $\hat{\theta}$ を θ の一致推定量と呼ぶ.

この推定量 $\hat{\theta}$ は一致性をもつという.



⋮



有効性

2つの分散の異なる不偏推定量 $\hat{\theta}$, $\bar{\theta}$
があるとき,

$$V(\hat{\theta}) \leq V(\bar{\theta})$$

ならば, 分散の小さい推定量 $\hat{\theta}$ が望ましい

このとき, $\hat{\theta}$ は $\bar{\theta}$ よりも有効性をもつという.

