

EQM e Rao-Blackwell

Como avaliar um estimador?

Definição 28 (Notação conveniente)

Para as próximas computações, é conveniente definir Para $g : \mathcal{X}^n \rightarrow \mathbb{R}$, escrevemos

$$E_{\theta}[g] = \int_{\mathcal{X}} \cdots \int_{\mathcal{X}} g(\mathbf{x}) f_n(\mathbf{x} \mid \theta) d\mathbf{x}_1 \cdots d\mathbf{x}_n = \int_{\mathcal{X}} g(\mathbf{x}) f_n(\mathbf{x} \mid \theta) d\mathbf{x}.$$

Agora podemos definir o **erro quadrático médio** (EQM) de um estimador $\delta(\mathbf{X})$:

Definição 29 (Erro quadrático médio)

$$R(\theta, \delta) := E_{\theta} [\{\delta(\mathbf{X}) - \theta\}^2].$$

Condicionalando em uma estatística suficiente

Seja \mathbf{T} uma estatística suficiente. Podemos definir o seguinte estimador

Definição 30 (Estimador condicionado)

$$\delta_0(\mathbf{T}) := E_{\theta} [\delta(\mathbf{X}) \mid \mathbf{T}].$$

Como \mathbf{T} é suficiente, podemos escrever, simplesmente,

$$\delta_0(\mathbf{T}) = E [\delta(\mathbf{X}) \mid \mathbf{T}].$$

O Teorema de Rao-Blackwell

Com essas definições em mãos, estamos preparados para enunciar um dos teoremas mais importantes da Estatística:

Teorema 17 (Teorema de Rao-Blackwell¹⁰)

Seja $\delta(\mathbf{X})$ um estimador, \mathbf{T} uma estatística suficiente para θ e seja $\delta_0(\mathbf{T})$ como na definição 30. Então vale que

$$R(\theta, \delta_0) \leq R(\theta, \delta).$$

¹⁰O estatístico indo-estadunidense Callyampudi Radhakrishna Rao (1920-) e o estatístico estadunidense David Harold Blackwell (1919-2010) provaram o resultado independentemente no final dos anos 1940.

Prova do TRB

Primeiro, notemos que, para qualquer função g e variáveis aleatórias X e Y , valem os seguintes fatos:

- $(E[g(X) | Y])^2 \leq E[\{g(X)\}^2 | Y]$;
Desigualdade de Cauchy-Schwarz¹¹, também obtida, nesse caso, rearranjando a expressão da variância.
- $E\{E[X | Y]\} = E[X]$ (lei da esperança total).

Fazendo $g(X) = (\delta(\mathbf{X}) - \theta)^2$, obtemos

$$(E[\delta(\mathbf{X}) | \mathbf{T}] - \theta)^2 \leq E[(\delta(\mathbf{X}) - \theta)^2 | \mathbf{T}] \quad (19)$$

Note que $(E[\delta(\mathbf{X}) | \mathbf{T}] - \theta)^2 = [\delta_0(\mathbf{T}) - \theta]^2$. Agora, tomamos esperanças nos dois lados de (19) para obter:

$$\begin{aligned} R(\theta, \delta_0) &= E[(\delta_0(\mathbf{T}) - \theta)^2] \leq E\{E[\{\delta(\mathbf{X}) - \theta\}^2 | \mathbf{T}]\} \\ &= E[\{\delta(\mathbf{X}) - \theta\}^2] = R(\theta, \delta). \quad \square \end{aligned}$$

¹¹Em homenagem ao matemático francês Augustin-Louis Cauchy (1789-1857) e ao matemático alemão Karl Hermann Amandus Schwarz (1843-1921).

Admissibilidade

O conceito de admissibilidade diz respeito à relação entre estimadores.

Definição 31 (Admissibilidade)

Um estimador δ é dito **inadmissível** se existe outro estimador δ_0 tal que $R(\theta, \delta_0) \leq R(\theta, \delta)$ para todo $\theta \in \Omega$ e existe $\theta' \in \Omega$ tal que $R(\theta', \delta_0) < R(\theta', \delta)$. Nesse caso, dizemos que δ_0 domina δ . O estimador δ_0 é **admissível** se (e somente se) não há nenhum estimador que o domine.

Observação 12 (Estimadores admissíveis e o Teorema de Rao-Blackwell)

O Teorema de Rao-Blackwell diz que todo estimador condicionado em uma estatística suficiente é admissível.

Exemplo 11 (Estimadores no caso normal)

- Estimando μ através da mediana amostral;
- Estimando $\sqrt{\sigma^2}$.


O que aprendemos?

- 💡 Teorema de Rao-Blackwell;
 “Quando T é uma estatística suficiente, todo estimador condicionado em T tem menor EQM”
- 💡 Estimador admissível;
 “Um estimador é admissível quando domina todos os outros estimadores ”
- 💡 Caso normal;
 “No caso normal, qualquer estimador de μ que não seja função de \bar{X}_n é inadmissível. O mesmo vale para qualquer estimador de $\sqrt{\sigma^2}$ que não seja função de $\sum_{i=1}^n X_i$ e $\sum_{i=1}^n X_i^2$.”

Leitura recomendada

 De Groot, seção 7.9;

 * Casella & Berger (2002), seção 7.3.

 * Schervish (1995), Teorema 3.20.

- **Exercícios recomendados**

- 🔖 De Groot, Seção 7.9: exercícios 2, 3, 6 e 10.