

Макс и Ньюша хотят оценить три неизвестные константы, μ_1, μ_2 и μ_3 . К несчастью, у них всего три независимых наблюдения: $X_1 \sim \mathcal{N}(\mu_1, 1)$, $X_2 \sim \mathcal{N}(\mu_2, 1)$ и $X_3 \sim \mathcal{N}(\mu_3, 1)$.

Поскольку оценить важно все три константы, Макс и Ньюша хотят, чтобы оценки минимизировали общую величину риска $R = \mathbb{E}((\hat{\mu}_1 - \mu_1)^2 + (\hat{\mu}_2 - \mu_2)^2 + (\hat{\mu}_3 - \mu_3)^2)$.

Макс использует метод максимального правдоподобия для получения вектор-столбца оценок $\hat{\mu}^{ML}$. А Ньюша просто любит число ноль, поэтому использует оценку $\hat{\mu}^N = \alpha \cdot 0 + (1 - \alpha)\hat{\mu}^{ML}$, где $\alpha = 1/X'X$ и X — вектор-столбец из X_i .

1. Несут ли величины X_2 и X_3 информацию о параметре μ_1 ?
2. Какие оценки получит Макс?
3. Чему будет равна общая величина риска для оценок Макса?
4. Какую формулу использует Ньюша для оценки μ_1 ?
5. У кого общая величина риска будет выше, у Макса или у Ньюши?

Без доказательства можно пользоваться утверждением:

Если $g(X)$ — дифференцируемая функция $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ и $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2 I)$, где I — единичная матрица, то

$$\mathbb{E}((X_i - \mu)g(X)) = \mathbb{E}\left(\frac{\partial g(X)}{\partial X_i}\right).$$

Ответы:

1. нет
2. $\hat{\mu}_i = X_i$
3. $R^{ML} = 3$
4. $\hat{\mu}_1 = \left(1 - \frac{1}{X_1^2 + X_2^2 + X_3^2}\right) X_1$
5. У Ньюши.

$$\hat{\mu}^N = \alpha \cdot 0 + (1 - \alpha)X = X - g(X)$$

$$R^N = \mathbb{E}[(X - g(X) - \mu)^T (X - g(X) - \mu)] = \mathbb{E}[(X - \mu)^T (X - \mu)] + \mathbb{E}(g(X)^T g(X)) - 2\mathbb{E}[(X - \mu)^T g(X)]$$

Замечаем, что $\mathbb{E}[(X - \mu)^T (X - \mu)] = 3$.

Из предложенной теоремы следует, что $\mathbb{E}[(X - \mu)^T g(X)] = \sum_i \mathbb{E}\left(\frac{\partial g_i(X)}{\partial X_i}\right) = \mathbb{E}(g(X)^T g(X))$.

Следовательно,

$$R^N = 3 + \mathbb{E}(g(X)^T g(X)) - 2\mathbb{E}(g(X)^T g(X)) = 3 - \mathbb{E}(g(X)^T g(X)) < 3$$