



**AKADEMIA GÓRNICZO-HUTNICZA  
IM. STANISŁAWA STASZICA W KRAKOWIE**

# **Nierówności wyrocznie dla problemów odwrotnych**

**Praca magisterska**

Grzegorz Mika

Wydział Matematyki Stosowanej

5 września 2018



- Przedstawienie problemu
- Cel pracy
- Nierówności wyrocznie w modelu z operatorem zwartym
- Nierówności wyrocznie w ogólnym modelu



## Problem

Niech  $A: \mathbb{H} \rightarrow \mathbb{G}$  będzie operatorem liniowym i ograniczonym między ośrodkowymi przestrzeniami Hilberta. Rozważmy problem

$$Af = g.$$

Cel: mając dany  $g \in \mathbb{G}$  znajdź  $f \in \mathbb{H}$  by spełnione było powyższe równanie.

## Stochastyczny problem odwrotny

Równanie zaburzone przez losowy szum

$$Y = Af + \epsilon\xi, \quad \epsilon > 0.$$



### Dobrze i źle postawione problemy

Problem nazwiemy dobrze postawionym w sensie Hadamarda, gdy:

- dla dowolnego  $g \in G$  istnieje  $f \in H$  spełniający zadane równanie,
- rozwiązanie jest jedyne,
- rozwiązanie jest stabilne, czyli zależy w sposób ciągły od prawej strony równania.

Problem nazwiemy źle postawionym, gdy nie jest dobrze postawiony.

## Błąd stochastyczny

Stochastycznym błędem  $\xi$  nazwiemy proces na przestrzeni Hilberta  $G$ , czyli ograniczony liniowy operator  $\xi: G \rightarrow L_2(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  taki, że dla dowolnych elementów  $g_1, g_2 \in G$  mamy zdefiniowane zmienne losowe  $\langle \xi, g_i \rangle$  takie, że  $\mathbb{E}\langle \xi, g_i \rangle = 0$ . Operator kowariancji **Cov** $_{\xi}$  określony jest jako ograniczony liniowy operator ( $\|\mathbf{Cov}_{\xi}\| \leq 1$ ) z przestrzeni  $G$  w przestrzeń  $G$  taki, że  $\langle \mathbf{Cov}_{\xi} g_1, g_2 \rangle = \mathbf{Cov}(\langle \xi, g_1 \rangle, \langle \xi, g_2 \rangle)$ .

### Działania na szumie

Niech  $T$  będzie operatorem na przestrzeni  $H$ . Wtedy można zdefiniować szum  $T\xi$  przez

$$\langle T\xi, f \rangle = \langle \xi, T^*f \rangle, \quad \forall f \in TH.$$

Operator kowariancji  $T\xi$  jest postaci  $\mathbf{Cov}_{T\xi} = T\mathbf{Cov}_\xi T^*$ .

### Estymator liniowy

Estymatorem liniowym elementu  $f$  w powyższym modelu nazywamy estymator postaci  $TY$ , gdzie  $T$  jest pewnym operatorem z przestrzeni  $L(G, H)$ .

Niech  $\Lambda$  będzie skończonym zbiorem estymatorów liniowych.

### Cel

Wybór z rodziny  $\Lambda$  estymatora naśladowującego estymator o minimalnym ryzyku w tej klasie.

### Nierówności wyroczone

Niech  $\mathcal{R}(\theta^*, \theta)$  oznacza ryzyko estymatora  $\theta^*$ . Będziemy poszukiwać metody wyboru  $\theta^*$  z  $\Lambda$  tak, by udało się skonstruować nierówność następującej postaci

$$\mathcal{R}(\theta^*, \theta) \leq C_1 \inf_{\hat{\theta} \in \Lambda} \mathcal{R}(\hat{\theta}, \theta) + C_2(\Lambda, n).$$



Niech w problemie  $Y = Af + \epsilon \xi$   $A$  będzie operatorem zwartym.

### Uwaga

Jeżeli  $A: \mathbb{H} \rightarrow \mathbb{G}$  jest zwarty i  $\dim \mathbb{H} = \infty$ , to  $A^{-1}$  jest nieciągły, o ile istnieje, czyli problem  $Af = g$  jest źle postawiony dla dowolnego operatora zwartego.



## Reprezentacja według wartości singlarnych

Istnieją skończony lub zbieżny do zera ciąg liczb dodatnich  $\{b_n\}_{n \in I}$  oraz układy ortonormalne  $\{v_n\}_{n \in I} \subset H$ ,  $\{u_n\}_{n \in I} \subset G$  takie, że zachodzi

- $\text{Ker} A^\perp = \overline{\text{span}\{v_n, n \in I\}}$ ,  $\overline{\text{Range} A} = \overline{\text{span}\{u_n, n \in I\}}$ ,
- $Af = \sum_n b_n \langle f, v_n \rangle u_n$  oraz  $A^*g = \sum_n b_n \langle g, u_n \rangle v_n$ .

Przy pewnych dodatkowych warunkach rozwiązania równania  $Af = g$  mają postać

$$f = f_0 + \sum_n b_n^{-1} \langle g, u_n \rangle v_n, \quad f_0 \in \text{Ker} A.$$



### Model ciągowy

Problem  $Y = Af + \epsilon\xi$  ma reprezentację postaci

$$x_n = \theta_n + \epsilon\sigma_n\xi_n, \quad n = 1, 2, \dots$$

gdzie  $x_n = y_n/b_n = \langle Y, u_n \rangle / b_n$ ,  $\theta_n = \langle f, v_n \rangle$  oraz  $\sigma_n = b_n^{-1}$ .

### Estymator liniowy

W powyższym modelu estymator liniowy ma postać

$\hat{\theta}(\lambda) = (\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots)$ , gdzie

$$\hat{\theta}_i = \lambda_i x_i, \quad i = 1, 2, \dots$$

dla pewnego nielosowego ciągu liczbowego  $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots)$ .

## Ryzyko

Ryzyko estymatora  $\theta^*$  w powyższym modelu wyraża się jako

$$\begin{aligned}\mathcal{R}(\hat{f}, f) &= \mathbb{E}_{\theta} \|\theta - \hat{\theta}\|^2 \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} (1 - \lambda_n)^2 \theta_n^2 + \epsilon^2 \sum_{n=1}^{\infty} \sigma_n^2 \lambda_n^2.\end{aligned}$$

## Nieobciążony estymator ryzyka

Nieobciążonym estymatorem  $\mathcal{R}(\hat{\theta}, \theta) - \sum_{n=1}^{\infty} \theta_n^2$  nazwiemy wyrażenie

$$U(\lambda, X) = \sum_{n=1}^{\infty} (\lambda_n^2 - 2\lambda_n) x_n^2 + 2\epsilon^2 \sum_{n=1}^{\infty} \lambda_n \sigma_n^2$$

## Oznaczenia

$$\rho = \max_{\lambda \in \Lambda} \sup_n \sigma_n^2 |\lambda_n| \left[ \sum_{k=1}^{\infty} \sigma_k^4 \lambda_k^4 \right]^{-1/2},$$

$$S = \frac{\max_{\lambda \in \Lambda} \sup_n \sigma_n^2 \lambda_n^2}{\min_{\lambda \in \Lambda} \sup_n \sigma_n^2 \lambda_n^2}, \quad M = \sum_{\lambda \in \Lambda} \exp \left( \frac{-1}{\rho(\lambda)} \right),$$

$$L_\lambda = \ln(NS) + \rho^2 \ln^2(MS).$$

## Metoda

$$\lambda^* = \arg \min_{\lambda \in \Lambda} U(\lambda, X)$$

Przy odpowiednich założeniach zachodzą następujące nierówności dla estymatora  $\theta^*$  wybranego zaproponowaną metodą.

## Wyniki

Dla dowolnego  $\theta \in l^2$  i dla dowolnego  $B > B_0$  istnieją stałe  $\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3, \gamma_4$  takie, że zachodzi

- $\mathbb{E}_\theta \|\theta^* - \theta\|^2 \leq (1 + \gamma_1 B^{-1}) \min_{\lambda \in \Lambda} \mathcal{R}(\hat{\theta}, \theta) + \gamma_2 B \epsilon^2 L_\Lambda \omega(B^2 L_\Lambda)$
- $\mathbb{E}_\theta \|\theta^* - \theta\|^2 \leq (1 + \gamma_3 \rho \sqrt{L_\Lambda}) \min_{\lambda \in \Lambda} \mathcal{R}(\hat{\theta}, \theta),$

o ile  $\rho \sqrt{L_\Lambda} < \gamma_4$ . Funkcja  $\omega(x)$  jest postaci

$$\omega(x) = \max_{\lambda \in \Lambda} \sup_k [\sigma_k^2 \lambda_k^2 \mathbf{1} (\sum_{n=1}^{\infty} \sigma_n^2 \lambda_n^2 \leq x \sup_k \sigma_k^2 \lambda_k^2)] , \quad x > 0.$$



Niech w problemie  $Y = Af + \epsilon\xi$   $A$  będzie dowolnym operatorem liniowym i ograniczonym.

### Prekondycjonowanie problemu

W miejsce problemu

$$Y = Af + \epsilon\xi$$

rozważać będziemy problem

$$A^*Y = A^*Af + \epsilon A^*\xi.$$



### Twierdzenie spektralne

Niech  $A$  będzie operatorem samosprężonym na ośrodkowej przestrzeni Hilberta  $H$ . Wtedy istnieją  $\sigma$ -zwarta przestrzeń mierzalna  $(S, \mathcal{S}, \mu)$  z miarą Radona  $\mu$ , rzeczywista funkcja mierzalna  $b$  określona na  $S$  i operator unitarny  $U: H \rightarrow L_2(S, \mathcal{S}, \mu)$ , takie, że

$$A = U^{-1} M_b U,$$

gdzie  $M_b$  jest operatorem mnożenia przez funkcję  $b$  zdefiniowanym jako  $(M_b g)(x) = b(x)g(x)$



### Postać

Problem  $Y = Af + \epsilon\xi$  można zapisać w postaci

$$X = \theta + \epsilon\sigma\eta,$$

gdzie  $\theta = Uf$ ,  $\sigma\eta = M_{b-1}UA^*\xi$  oraz  $X = M_{b-1}UA^*Y$ .

### Estymator

W powyższym modelu estymator liniowy  $\hat{\theta}$  przyjmuje postać

$$\hat{\theta} = \lambda X,$$

gdzie  $\lambda$  jest pewną nielosową funkcją.





### Założenia na szum

Założmy, że zachodzą następujące warunki gwarantujące skończoność drugich momentów regularyzowanego rozwiązania

$$\forall g \in G \quad \mathbb{E}\langle \xi, g \rangle = 0 \text{ oraz } \|\mathbf{Cov}_\xi\| \leq 1,$$

$$\mathbb{E} \|A^* \xi\|^2 < \infty.$$

Jeżeli spełnione są powyższe dwa warunki, możliwe jest takie dobranie miary  $\mu$  i operatora  $U$  w twierdzeniu spektralnym, by zachodziło

$$\forall s \in S \quad \mathbf{Var}(UA^* \xi(s)) \leq b(s)$$

### Oszacowanie na ryzyko

Przy założeniach na szum ryzyko estymatora  $\hat{\theta}$  można oszacować

$$\mathcal{R}(\hat{\theta}, \theta) \leq \int_S (1 - \lambda(s))^2 \theta^2(s) d\mu + \epsilon^2 \int_S \lambda^2(s) \sigma(s) d\mu.$$

### Oznaczenie

Wprowadźmy oznaczenie

$$\Psi(\lambda, \theta) = \int_S (1 - \lambda(s))^2 \theta^2(s) d\mu + \epsilon^2 \int_S \lambda^2(s) \sigma(s) d\mu.$$



### Empiryczne oszacowanie ryzyka

Wprowadźmy następującą wielkość

$$\psi(\lambda, X) = \int_S (\lambda^2 - 2\lambda) X^2 d\mu + 2\epsilon^2 \int_S \lambda \sigma d\mu.$$

Zachodzi następująca zależność

$$\mathbb{E}\psi(\lambda, X) \leq \Psi(\lambda, \theta) - \int_S \theta^2 d\mu.$$



## Metoda

Poszukiwany estymator  $\theta^*$  będzie konstruowany tak, by filtr był wybierany z rodziny  $\Lambda$  zgodnie z zasadą

$$\lambda^* = \arg \min_{\lambda \in \Lambda} \psi(\lambda, X)$$

Przy odpowiednich założeniach, oznaczeniach analogicznych do modelu z operatorem zwartym i estymatorze  $\theta^*$  wybranym zgodnie z zaproponowaną metodą można pokazać następujące nierówności

## Wyniki

Dla dowolnego  $\theta \in L_2(S, S, \mu)$ , dla dowolnego  $B > B_0$  istnieją stałe  $\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3, \gamma_4$  takie, że zachodzi

- $$\mathbb{E}_\theta \|\theta^* - \theta\|^2 \leq \max\{1, C_2\} (1 + \gamma_1 B^{-1} \max\{1, \|A\|^2\}) \min_{\lambda \in \Lambda} \Psi(\lambda, \theta) + \max\{1, C_2\} \gamma_2 B \max\{1, \|A\|^2\} \epsilon^2 L_\Lambda \omega(B^2 L_\Lambda)$$
- $$\mathbb{E}_\theta \|\theta^* - \theta\|^2 \leq \max\{1, C_2\} (1 + \gamma_3 \max\{1, \|A\|^2\} \sqrt{\rho L_\Lambda}) \min_{\lambda \in \Lambda} \Psi(\lambda, \theta),$$

o ile  $\rho \sqrt{L_\Lambda} < \gamma_4$ . Funkcja  $\omega(x)$  jest postaci

$$\omega(x) = \max_{\lambda \in \Lambda} \left\| \sigma^2 \lambda^2 \mathbf{1} \left( \int_S \sigma \lambda^2 d\mu \leq x \left\| \sigma^2 \lambda^2 \right\|_\infty \right) \right\|_\infty, \quad x > 0.$$

**Dziękuję za uwagę!**