# Analiza wyników polskich matur rozszerzonych względem województw

Wydział Zastosowań Informatyki i Matematyki Szkoła Główna Gospodarstwa Wiejskiego w Warszawie

> Autorzy: O. Deviatkin K. Kochański R. Kuligowski M. Laszczka P. Majewski

Streszczenie: Celem badań jest analiza wyników polskich matur dla poszczególnych województw za pomocą metod liniowego porządkowania obiektów i analizy skupień. Do realizacji tego celu pobrano oficjalną statystykę średnich wyników matur rozszerzonych pisanych w poszczególnych województwach. Następnie wykorzystując metody Hellwiga, TOPSIS, Nowak. Na podstawie wyników danych metod dokonano podziału województw na cztery grupy: bardzo wysokich wyników, wysokich, przeciętnych i niskich. Również przeprowadzono analizę skupień metodą k-średnich dla podzielonych danych na dwie podgrupy: wyników matur z przedmiotów ścisłych oraz nie ścisłych. Na podstawie wyników klasteryzacji ujawniono cztery charakterystyczne grupy: wysokie wyniki w obu podgrup, wysokie wyniki tylko z przedmiotów ścisłych, tylko z przedmiotów nieścisłych oraz niskie wyniki z obu podgrup przedmiotów.

**Słowa kluczowe:** matura rozszerzona, porządkowanie liniowe, klasteryzacja, boxplot, k-średnich, Hellwig, TOPSIS, Nowak

# Wprowadzenie

Metody porządkowania liniowego są wykorzystywane w badaniach ekonomicznych w celu ustalenia kolejności lub klasyfikacji obiektów, takich jak kraje (ze względu na poziom rozwoju gospodarczego), przedsiębiorstwa (ze względu na kondycję finansową), produkty (ze względu na walory użytkowe) itp. Idea porządkowania liniowego obiektów wielowymiarowych opiera się na pojęciu porządkującej relacji binarnej (zwrotnej, antysymetrycznej, przechodniej i spójnej). Z aksjomatów tej relacji wynika, że jest możliwe stwierdzenie, który z dwóch dowolnych obiektów zbioru jest pierwszy (lepszy), a który drugi (gorszy), a także – czy są one identyczne.

W Polsce w 2021 roku do matur przystąpiło 273 419 studentów. Postawiono tezę, że średnie wyniki matur rozszerzonych są zróżnicowane i zależą od województw w których zostały przeprowadzone. Celem artykułu jest prezentacja wyników badań, wykonanych za pomocą metod porządkowania liniowego oraz klasteryzacji, dotyczących oceny jakości poszczególnych województw pod względem średnich wyników matur.

## Dane i metody

Analizę wyników matur przeprowadzona na podstawie danych wtórnych Centralnej Komisji Egzaminacyjnej (tabela 1).

Tabela 1. Wartości cech diagnostycznych

Wainuddatuu	Cechy diagnostyczne [%]								
Województwa	X1	<b>X2</b>	Х3	X4	X5	X6	X7	X8	Х9
Dolnośląskie	31,20	31,37	30,83	30,57	33,92	39,49	65,60	49,96	28,07
Kujawsko-Pomorskie	30,29	30,97	36,45	30,84	35,65	41,05	65,03	44,49	27,77
Lubelskie	33,05	36,91	38,04	31,21	35,11	33,74	61,29	46,15	31,20
Lubuskie	31,98	33,78	31,14	31,63	31,97	33,37	64,60	54,33	25,27
Łódzkie	33,46	32,78	37,91	34,82	36,41	33,13	62,89	41,91	32,37
Małopolskie	35,00	38,67	42,64	34,68	42,69	44,50	64,33	49,29	35,13
Mazowieckie	35,25	37,49	44,74	38,57	40,27	40,65	68,80	51,77	36,80
Opolskie	32,25	27,82	27,72	31,54	32,44	33,82	64,50	48,21	27,41
Podkarpackie	32,82	35,50	34,35	30,91	35,21	31,64	60,81	44,63	30,84
Podlaskie	35,13	42,04	35,83	33,59	36,81	43,42	64,37	52,55	32,33
Pomorskie	32,87	36,41	38,15	34,14	33,13	38,31	67,02	43,11	31,67
Śląskie	32,67	34,38	35,55	34,28	35,16	37,45	65,16	51,96	29,05
Świętokrzyskie	37,17	36,39	34,23	31,18	36,84	33,47	61,69	49,73	29,43
Warmińsko-Mazurskie	30,39	30,40	36,55	29,96	31,50	30,51	63,78	46,82	26,22
Wielkopolskie	32,22	32,81	35,28	32,15	36,45	39,17	64,25	52,65	28,58
Zachodniopomorskie	32,85	33,54	39,14	30,48	34,55	35,51	65,76	54,57	27,86

Do analizy przyjęto następujące cechy diagnostyczne:

X1 – wyniki śr. z rozsz. biologii

X2 – wyniki śr. z rozsz. chemii

X3 – wyniki śr. z rozsz. fizyki

X4 – wyniki śr. z rozsz. geografii

X5 – wyniki śr. z rozsz. historii

X6 – wyniki śr. z rozsz. informatyki

X7 – wyniki śr. z rozsz. j. angielskiego

X8 – wyniki śr. z rozsz. j. polskiego

X9 – wyniki śr. z rozsz. matematyki

Do analizy jako cechy diagnostyczne wybrano wyniki procentowe z 8 najpopularniejszych matur rozszerzonych oraz rozszerzenie z informatyki z podziałem na województwa.

Także powyższe dane podzielono na dwie podgrupy według kategorii matur ścisłych oraz nieścisłych (tabela 2).

Tabela 2. Wartości cech diagnostycznych według podgrup

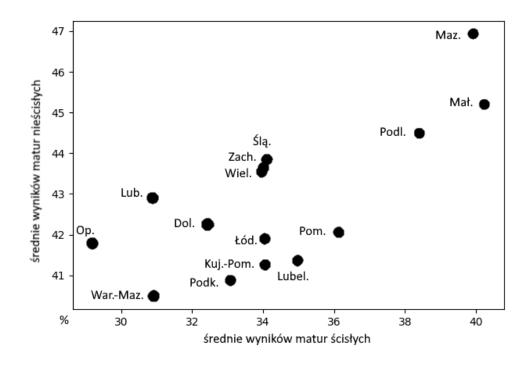
Wojawódatwa	Cechy diagnostyczne [%]			
Województwa	ścisłe	nieścisłe		
Dolnośląskie	32,44	42,25		
Kujawsko-Pomorskie	34,06	41,26		
Lubelskie	34,97	41,36		
Lubuskie	30,89	42,90		
Łódzkie	34,05	41,90		
Małopolskie	40,24	45,20		
Mazowieckie	39,92	46,93		
Opolskie	29,19	41,79		
Podkarpackie	33,08	40,88		
Podlaskie	38,41	44,49		
Pomorskie	36,14	42,05		
Śląskie	34,11	43,85		
Świętokrzyskie	33,38	43,32		
Warmińsko-Mazurskie	30,92	40,49		
Wielkopolskie	33,96	43,54		
Zachodniopomorskie	34,01	43,64		

Do analizy przyjęto następujące cechy diagnostyczne:

- ścisłe śr. z cech X2, X3, X6, X9
- nieścisłe śr. z cech X1, X4, X5, X7, X8

Również, na podstawie wyników matur według podgrup sporządzono wykres.

Wykres 1. Wartości cech diagnostycznych według podgrup



Wybrane matury rozszerzone obejmują wszystkie najbardziej znaczące przedmioty, które są najczęściej brane pod uwagę na uczelniach w procesie rekrutacji. Nie brano pod uwagę mniej popularnych rozszerzeń ze względu na małą próbkę statystyczną oraz brak danych dla niektórych województw (jeżeli w danym województwie mniej niż 10 osób napisało maturę to ich średni wynik nie był publikowany). Starano się też zachować podobną liczbę cech w obu podgrupach. Wszystkie cechy są stymulantami. Wartości charakterystyk liczbowych cech diagnostycznych przedstawiono niżej (tabela 3).

Tabela 3. Wartości cech diagnostycznych

Charakterystyki liczbowe	Cechy diagnostyczne [%]								
Charakterystyki liczbowe	X1	<b>X2</b>	Х3	X4	X5	<b>X6</b>	X7	X8	Х9
Max	37,17	42,04	44,74	38,57	42,69	44,50	68,80	54,57	36,80
Min	30,29	27,82	27,72	29,96	31,50	30,51	60,81	41,91	25,27
Średnia	33,04	34,45	36,16	32,53	35,51	36,83	64,37	48,88	30,00
Mediana	32,83	34,08	36,14	31,58	35,18	36,48	64,44	49,51	29,24
Odchylenie standardowe	1,84	3,54	4,23	2,29	2,91	4,27	2,05	4,01	3,15
Współczynnik zmienności	0,06	0,10	0,12	0,07	0,08	0,12	0,03	0,08	0,10
Max/Min	1,23	1,51	1,61	1,29	1,35	1,46	1,13	1,30	1,46

Zauważmy, że cechy X1-X9 w badanej grupie obiektów charakteryzuje bardzo małe zróżnicowanie, stąd prawie identyczna średnia oraz mediana dla każdej z podgrup.

Wartości charakterystyk liczbowych cech diagnostycznych podzielonych na podgrupy przedstawiono niżej (tabela 4).

Tabela 4. Analiza cech diagnostycznych według podgrup

Charakterystyki liczbowe	Cechy diagnos	styczne [%]
	ścisłe	nieścisłe
Max	40,24	46,93
Min	29,19	40,49
Średnia	34,36	42,87
Mediana	34,03	42,58
Odchylenie standardowe	3,08	1,72
Współczynnik Zmienności	0,09	0,04

W pierwszym etapie badań wytypowano trzy procedury porządkowania liniowego:

- metoda Topsis
- metoda Hellwiga
- metoda Nowaka

Szczegółowy opis każdej z metod zamieszczony jest niżej:

#### Metoda TOPSIS

- Normalizacja zmiennych:  $z_{ij} = \frac{x_{ij}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n x_{ij}^2}},$  gdzie

 $x_{ij}$  obserwacja j-tej zmiennej dla obiektu i;

- Współrzędne wzorca:  $z_{0j}^+ = \max_i \{z_{ij}\}$  dla zmiennych stymulant;
- Współrzędne antywzorca:  $z_{0j}^- = \min_i \{z_{ij}\}$  dla zmiennych stymulant;
- Odległości obiektów od wzorca:  $d_{i0}^+ = \sqrt{\sum_{j=1}^m (z_{ij} z_{0j}^+)^2};$
- Odległości obiektów od antywzorca:  $d_{i0}^- = \sqrt{\sum_{j=1}^m (z_{ij} z_{0j}^-)^2};$
- Wartości zmiennej agregatowej:  $q_i = \frac{d_{i0}^-}{d_{i0}^+ + d_{i0}^-}, \qquad \qquad \text{gdzie} \\ 0 \leq q_i \leq 1, \; \max_i \{q_i\} \; \text{- element najlepszy, } \min_i \{q_i\} \; \text{- element najgorszy;}$

## Metoda Hellwiga

- $z_{ij} = \frac{x_{ij} \overline{x}_j}{s_j},$ Normalizacja zmiennych: gdzie obserwacja j-tej dla obiektu i, zmiennej  $x_{i,i}$  $\overline{x}_i$ średnia arytmetyczna obserwacji j-tej zmiennej odchylenie standardowe obserwacji j-tej zmiennej
- Współrzędne wzorca:  $z_{0j} = \max_{i}(z_{ij})$  dla zmiennych stymulant;
- Odległości obiektów od wzorca:  $d_{i0} = \sqrt{\sum_{j=1}^{m} (z_{ij} z_{0j})^2};$
- Wartości zmiennej agregatowej:  $q_i = 1 \frac{d_{i0}}{d_0}, \qquad \qquad \text{gdzie:} \\ 0 \leq q_i \leq 1, \ \max\{q_i\} \ \ \text{element najlepszy, } \min\{q_i\} \ \ \text{element najgorszy;} \\ d_0 = \overline{d}_0 + 2s_d; \\ s_d = \sqrt{\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n \left(d_{i0} \overline{d}_0\right)^2}.$

#### Metoda Nowaka

- Normalizacja zmiennych:  $z_{ij} = \frac{x_{ij}}{\overline{x_j}}$ , gdzie  $x_{ij}$  obserwacja j-tej zmiennej dla obiektu i  $\overline{x_j}$  średnia arytmetyczna obserwacji j-tej
- Wartość zmiennej agregatowej:

$$Q_i = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} z_{ij}$$

Następnie sporządzono na ich podstawie tabelę wyników badanych obiektów dla poszczególnych metod (tabela 5).

Tabela 5. Wyniki obliczeń według poszczególnych metod porządkowania liniowego

Wajawádatwa	Metody				
Województwa	Topsis	Hellwiga	Nowaka		
Dolnośląskie	0,156025	0,243164	0,961287		
Kujawsko-Pomorskie	0,101793	0,246206	0,97072		
Lubelskie	0,407757	0,30354	0,991583		

Lubuskie	0,253371	0,208139	0,949524
Łódzkie	0,457662	0,339088	0,991258
Małopolskie	0,692229	0,667013	1,112928
Mazowieckie	0,726448	0,795715	1,130051
Opolskie	0,276107	0,140076	0,917066
Podkarpackie	0,369057	0,225525	0,96226
Podlaskie	0,701574	0,561972	1,075035
Pomorskie	0,387032	0,408323	1,012024
Śląskie	0,355362	0,421173	1,008253
Świętokrzyskie	0,857819	0,339127	0,998824
Warmińsko-Mazurskie	0,072413	0,112509	0,91913
Wielkopolskie	0,294574	0,36864	1,001056
Zachodniopomorskie	0,378537	0,3473	0,999002

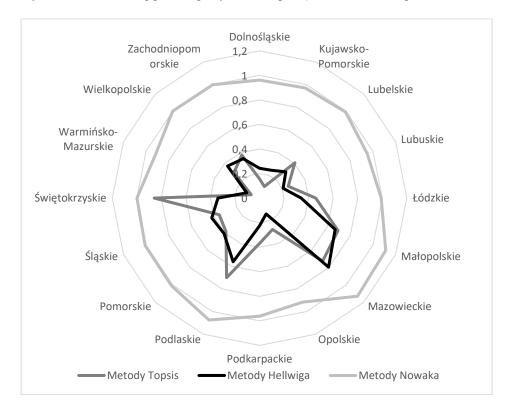
Także stworzono ranking województw według wyników dla poszczególnych metod (tabela 6)

Tabela 6. Ranking województw według poszczególnych metod porządkowania liniowego

Waiser Astrono	Metody					
Województwa	Topsis	Hellwiga	Nowaka			
Świętokrzyskie	1	8	8			
Mazowieckie	2	1	1			
Podlaskie	3	3	3			
Małopolskie	4	2	2			
Łódzkie	5	9	10			
Lubelskie	6	10	9			
Pomorskie	7	5	4			
Zachodniopomorskie	8	7	7			
Podkarpackie	9	13	12			
Śląskie	10	4	5			
Wielkopolskie	11	6	6			
Opolskie	12	15	16			
Lubuskie	13	14	14			
Dolnośląskie	14	12	13			
Kujawsko-Pomorskie	15	11	11			
Warmińsko-Mazurskie	16	16	15			

Oraz wizualizację graficzną (wykres 2), obrazująca wyniki dla każdej z metod.

Wykres 2. Wyniki obliczeń według poszczególnych metod porządkowania liniowego



W drugim etapie analizy spośród sporządzonych rankingów wybrano ten, który jest najbardziej podobny do pozostałych, czyli ten dla którego wartość w wektorze wartości miary podobieństwa  $\overline{u_p}$  jest największa. Szczegółowy opis metody wyliczania  $\overline{u_p}$ :

- 
$$\overline{u_p} = \frac{1}{v-1} \sum_{q=1}^{v} m_{pq}$$
 p, q = 1, 2,...,v gdzie:
- v - liczba rankingów
-  $m_{pq} = 1 - \frac{2\sum_{i=1}^{n} |c_{ip} - c_{iq}|}{n^2 - z}$  takie, że:
$$c_{ip}, c_{iq} - \text{odpowiednio pozycja "i" obiektu w rankingu o numerze p, q}$$

$$z = \begin{cases} 0, & n \text{ jest parzyste} \\ 1, & n \text{ jest nieparzyste} \end{cases}$$

Wybrana w wyżej opisany sposób metoda stanowi podstawę do sporządzenia i interpretacji rankingu województw za względu na średnie wyniki matur rozszerzonych.

Tabela 6. Wartości przejściowe dla metody porównań

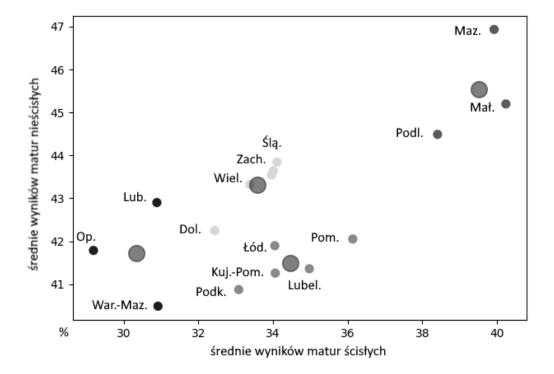
	MPQ				
1	0,986215486	0,925685629			
	1	0,919746185			
		1			

Wybrana w wyżej opisany sposób metoda stanowi podstawę do sporządzenia i interpretacji rankingu województw za względu na średnie wyniki matur rozszerzonych.

Za pomocą metody k-średnich udało się podzielić zbiór danych na cztery klastry (wykres 3). Zostało to przeprowadzone w następujących krokach:

- Krok pierwszy: Wybranie ilości centroidów (w naszym przypadku 4) i ich początkowego ułożenia.
- Krok drugi: Ustalenie przynależności punktów do konkretnych centroidów, wyliczamy średnie odległości poszczególnych punktów i przypisujemy najbliższy im centroid.
- Krok trzeci: Ustalenie nowego położenia centroidów. Nowe współrzędne centroidów to średnia arytmetyczna współrzędnych wszystkich punktów mających jego grupę.
- Krok czwarty: Powtarzanie krok 2 i 3 do momentu, w którym nie zmieniła się przynależność punktów do klastr.

Wykres 3. Wyniki obliczeń według k-średnich



## Wyniki badań

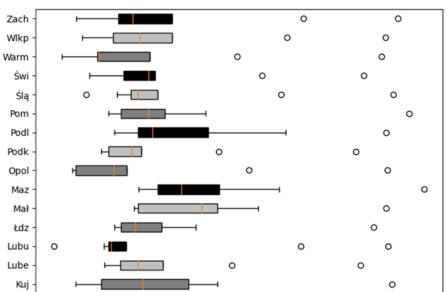
- Na podstawie metody k-średnich oraz podziału danych na dwie podgrupy według typu zdawanego przedmiotu ścisłe/nieścisłe wyłoniono cztery podgrupy województw według jakości edukacji w nich. Są to:
  - o grupa najlepsza:
    - mazowieckie
    - małopolskie
    - podlaskie,
  - o grupa dobra z przedmiotów ścisłych:
    - pomorskie
    - lubelskie

- łódzkie
- kujawsko-pomorskie
- podkarpackie
- o grupa dobra z przedmiotów nieścisłych:
  - śląskie
  - zachodniopomorskie
  - wielkopolskie
  - dolnoślaskie
- o grupa najgorsza:

Dol [%]

30

- lubuskie
- opolskie
- warmińsko-mazurskie
- Po wstępnej analizie wyjawiono, że średnie wyniki matur rozszerzonych jak i mediana w poszczególnych województwach na ogół są podobne i mieszczą się w granicach 25-45[%]. Podobnie wartości odstające układają się podobnie niezależnie od województwa. Jedna z takich wartości znacząco powyżej średniej jest w przedziale 60-70[%] i jest to język angielski.
- W niektórych województwach można też zaobserwować inne wartości odstające
  takie jak język polski (lekko powyżej średniej) albo matematyka (lekko poniżej
  średniej). Jednak mimo podobieństwa średniej i mediany, odchylenie standardowe
  (rozstrzał wyników względem średniej) jest skrajnie różny, dla rożnych
  województw np. województwo lubuskie oraz podlaskie (wykres 4).



Wykres 4. Boxplot średnich wyników poszczególnych matur dla województw

 Boxplot średnich matur rozszerzonych w poszczególnych województwach dla przedmiotów w całej Polsce dobrze obrazuje wyniki otrzymane z wcześniejszej analizy. Średni wynik matur z języka polskiego oraz jeszcze bardzie znacząco z języka angielskiego jest zdecydowanie wyższy od pozostałych przedmiotów (wykres 5).

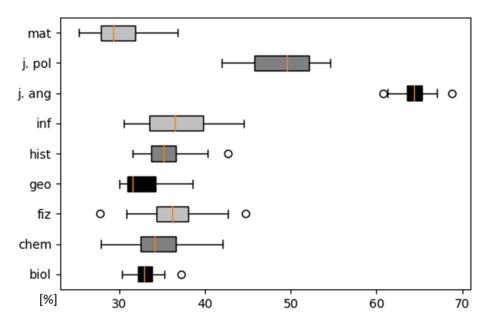
50

40

0

60

Wykres 5. Boxplot średnich wyników matur województw dla poszczególnych przedmiotów



 Najbardziej podobnym rankingiem porządków liniowych zbioru jest ranking sporządzony na podstawie metody TOPSIS. Niżej znajduje się zobrazowanie wyników tej metody (wykres 6)

Wykres 6. Mapa obliczeń dla metody TOPSIS



 Za pomocą metod porządkowania liniowego, z których następnie była wybrana najbardziej reprezentująca pozostałe, wyłoniono jednoznacznego lidera wśród wszystkich województw pod względem ogólnośrednich wyników matur – województwo Świętokrzyskie

### **Podsumowanie**

Wbrew temu, że wyniki matur w poszczególnych województwach na ogół są bardzo podobne, da się wyłonić spośród tych województw jednoznacznego lidera – najlepsze województwo spośród wszystkich pod względem średnich wyników matur. Niemniej jednak wynik jest na pierwszy rzut oka mniej oczywisty, gdyż metoda Topsis wybrana do porządkowania liniowego obiektów uwzględnia nie tylko średnie wyniki jako takie, lecz ogólniejszą analizę wyników, taką jak odbieganie wartości od średniej i inne.

Metoda k-średnich podzieliła województwa na grupy, które dość dobrze pokrywają się z grupami województw o podobnych poziomach rozwoju – oznacza to, że grupa województw najbardziej rozwiniętych otrzymała najlepsze średnie wyniki z matur rozszerzonych.

### Literatura

Jacek B. 2016 *Identyfikacja obserwacji odstających w analizie skupień* Wydawnictwo Uniwersytetu Ekonomicznego we Wrocławiu

Andrzej B. 2016 Porządkowanie liniowe obiektów metodą Hellwiga i TOPSIS Wydawnictwo Uniwersytetu Ekonomicznego we Wrocławiu

Informatyczne centrum edukacji i nauki 2020 Raport z Wyników matur Wydawnictwo Główny Urząd Statystyczny

Kukuła K., Luty L. 2017 *Jeszcze o procedurze wyboru metody porządkowania* Wydawnictwo Główny Urząd Statystyczny

Pawełek B. 2008 Metody normalizacji zmiennych w badaniach porównawczych złożonych zjawisk ekonomicznych Wydawnictwo Uniwersytet Ekonomiczny w Krakowie

Bożek J. 2002 O niektórych metodach porządkowanie liniowego Wydawnictwo Uniwersytetu Rzeszowskiego

Zeliaú A. 2002 *Uwagi na temat wyboru metody normowania zmiennych diagnostycznych* Wydawnictwo Uniwersytet M. Kopernika w Toruniu

Kufel T., Piłatowska M. (red) *Analiza szeregów czasowych na początku XXI wieku* Wydawnictwo Uniwersytet M. Kopernika w Toruniu

Kolenda M. 2003 Zamiana cechy na stymulantę, w: Ekonometria 11 Wydawnictwo Uniwersytet Ekonomiczny we Wrocławiu, Wrocław.

Kolonko J. 1980 *Analiza dyskryminacyjna i jej zastosowania w ekonomii* Wydawnictwo PWN, Warszawa.

Sztemberg-Lewandowska M. 2016 Grupowanie danych funkcjonalnych w analizie poziomu wiedzy maturzystów Wydawnictwo Uniwersytet Ekonomiczny we Wrocławiu Przychodzeń B. 2011 Analiza wyników egzaminów maturalnych z matematyki oraz fizyki i astronomii w województwie pomorskim w latach 2010-2011 z uwzględnieniem płci zdających Wydawnictwo Okręgowa Komisja Egzaminacyjna w Gdańsku – Wydział badań i analiz