

# WDWR - Projekt

Autor: Szymon Wysocki

## Zadanie 1

Zadanie 1 polegało na minimalizacji oczekiwanego kosztu całkowitego pracy elektrowni. Ponieważ koszt ten jest związany ze zmienną losową  $\mathbf{R}$  wyłącznie przez równania liniowe, skorzystałem z zależności  $\mathbb{E}(\text{Koszt}(\mathbf{R})) = \text{Koszt}(\mathbb{E}(\mathbf{R}))$ .

Rozkład  $\mathbf{R}$  jest znany, więc wartość  $\mathbb{E}(\mathbf{R})$  obliczyłem analitycznie przy pomocy wzoru dostarczonego w materiał pomocniczych do projektu (plik `generate_zad1_data.r`). Otrzymałem następujące wyniki:

$$\mathbb{E}(\mathbf{R}_1) = 2.655467$$

$$\mathbb{E}(\mathbf{R}_2) = 2.906804$$

$$\mathbb{E}(\mathbf{R}_3) = 3.080570$$

## Przyjęte założenia

- Elektrownia działa w sposób ciągły, a więc po godzinie 23 następuje godzina 0. Koszt pierwotnego włączenia generatorów jest pomijany.
- Generator może znajdować się w jednym z trzech stanów:
  - 0MW - wyłączony
  - od obciążenia min. do 90% obciążenia max. - pracujący w normalnym zakresie
  - od 90% obciążenia max. do obciążenia max. - pracujący w przeciążeniu
- Generatory danego typu w danym stanie są nierozróżnialne, a rozkład obciążenia między nimi nieistotny. Ważne jest jedynie ich sumaryczne obciążenie.

## Zmienne

Dla wszystkich zmiennych  $g \in [0..23]$  oraz  $t \in \{1, 2, 3\}$

Zmienna	Opis
$w_{gt} \in \mathbb{N}_0$	Liczba generatorów typu $t$ pracujących (w przeciążeniu lub nie) o godzinie $g$
$p_{gt} \in \mathbb{N}_0$	Liczba generatorów typu $t$ pracujących w przeciążeniu o godzinie $g$
$o_{gt} \in [0, \infty)$	Łączne obciążenie generatorów typu $t$ o godzinie $g$ [MW]
$(\Delta w_{gt})_+ \in \mathbb{N}_0$	Liczba generatorów typu $t$ uruchomiona o godzinie $g$
$(\Delta w_{gt})_- \in \mathbb{N}_0$	Liczba generatorów typu $t$ wyłączona o godzinie $g$

## Ograniczenia

Dolne ograniczenie obciążenia:

$$\forall g \in [0..23] \quad o_{g1} \geq w_{g1} \cdot 1000$$

$$\forall g \in [0..23] \quad o_{g2} \geq w_{g2} \cdot 1300$$

$$\forall g \in [0..23] \quad o_{g3} \geq w_{g3} \cdot 1500$$

Górne ograniczenie obciążenia:

$$\forall g \in [0..23] \quad o_{g1} \leq 2000 \cdot (0.9(w_{g1} - p_{g1}) + p_{g1})$$

$$\forall g \in [0..23] \quad o_{g2} \leq 1800 \cdot (0.9(w_{g2} - p_{g2}) + p_{g2})$$

$$\forall g \in [0..23] \quad o_{g3} \leq 3000 \cdot (0.9(w_{g3} - p_{g3}) + p_{g3})$$

Zaspokojenie bazowego zapotrzebowania:

$$\forall g \in [0..6) \quad \sum_{t \in \{1,2,3\}} o_{gt} = 15000$$

$$\forall g \in [6..9) \quad \sum_{t \in \{1,2,3\}} o_{gt} = 35000$$

$$\forall g \in [9..15) \quad \sum_{t \in \{1,2,3\}} o_{gt} = 20000$$

$$\forall g \in [15..18) \quad \sum_{t \in \{1,2,3\}} o_{gt} = 45000$$

$$\forall g \in [18..24) \quad \sum_{t \in \{1,2,3\}} o_{gt} = 20000$$

Możliwość pokrycia wzrostu zapotrzebowania przez pracujące generatory:

$$\forall g \in [0..6) \quad 2000w_{g1} + 1800w_{g2} + 3000w_{g3} \geq 1.1 \cdot 15000$$

$$\forall g \in [6..9) \quad 2000w_{g1} + 1800w_{g2} + 3000w_{g3} \geq 1.1 \cdot 35000$$

$$\forall g \in [9..15) \quad 2000w_{g1} + 1800w_{g2} + 3000w_{g3} \geq 1.1 \cdot 20000$$

$$\forall g \in [15..18) \quad 2000w_{g1} + 1800w_{g2} + 3000w_{g3} \geq 1.1 \cdot 45000$$

$$\forall g \in [18..24) \quad 2000w_{g1} + 1800w_{g2} + 3000w_{g3} \geq 1.1 \cdot 20000$$

Dostępność generatorów:

$$\forall g \in [0..23] \quad w_{g1} \leq 16$$

$$\forall g \in [0..23] \quad w_{g2} \leq 14$$

$$\forall g \in [0..23] \quad w_{g3} \leq 12$$

$$\forall g \in [0..23] \quad \forall t \in \{1, 2, 3\} \quad p_{gt} \leq w_{gt}$$

Uruchamianie i wyłączanie generatorów (założenie  $g_{(-1),t} = g_{23,t}$ ):

$$\forall g \in [0..23] \quad \forall t \in \{1, 2, 3\} \quad w_{gt} = w_{(g-1),t} + (\Delta w_{gt})_+ - (\Delta w_{gt})_-$$

## Funkcja celu

min  $K$  , gdzie:

$$K = K_1 + K_2 + K_3 + K_4$$

Koszt uruchamiania generatorów:

$$K_1 = \sum_{g \in [0..23]} (2000(\Delta w_{g1})_+ + 1500(\Delta w_{g2})_+ + 1000(\Delta w_{g3})_+)$$

Koszt pracy przy minimalnym obciążeniu:

$$K_2 = \sum_{g \in [0..23]} (1000w_{g1} + 2500w_{g2} + 3200w_{g3})$$

Koszt pracy powyżej minimalnego obciążenia:

$$K_3 = \sum_{g \in [0..23]} (2.655467(o_{g1} - 1000w_{g1}) + 2.906804(o_{g2} - 1300w_{g2}) + 3.080570(o_{g3} - 1500w_{g3}))$$

Koszt pracy w przeciążeniu:

$$K_4 = \sum_{g \in [0..23]} \sum_{t \in \{1,2,3\}} 200p_{gt}$$

### Rozwiązanie i wnioski

Powyższy model zaimplementowałem w języku AMPL (pliki `zad1.mod`, `projekt.dat`, `zad1.dat`, `zad1.run`). Za pomocą solvera CPLEX uzyskałem rozwiązanie o koszcie **803649.6015 zł**.

Poniżej przedstawiłem wykres rozkładu obciążenia  $o_{gt}$  w ciągu doby:

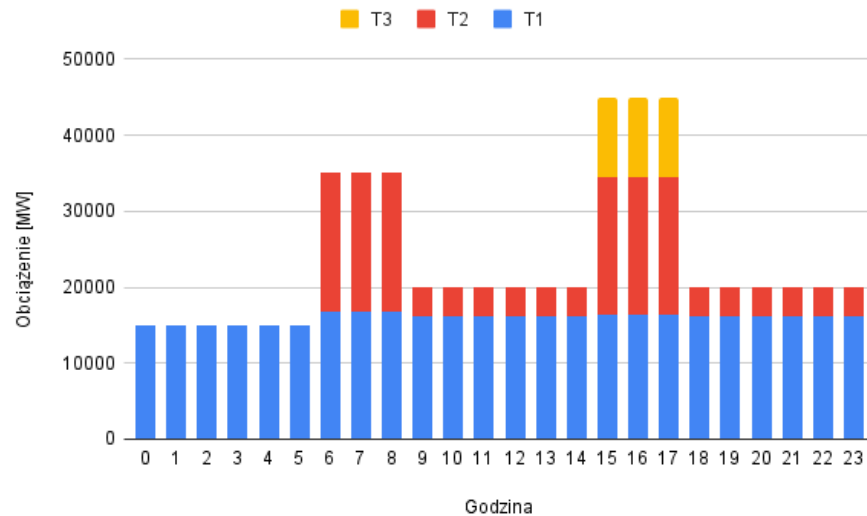


Figure 1: Rozkład obciążenia na typy generatorów w kolejnych godzinach

Większość obciążenia jest pokryta przez generatory T1. Jest to uzasadnione tym, że cechują się one najtańszą ceną zł/MW przy minimalnym obciążeniu. Wysoki koszt uruchomienia nie ma dużego znaczenia, bo działają one całą dobę bez przerwy. Dopiero gdy skończyły się dostępne generatory T1, uruchomione zostały T2 i T3.

Następnie przeanalizowałem liczbę pracujących i przeciążonych generatorów:

Godzina	$w_{g1}$	$w_{g2}$	$w_{g3}$	$p_{g1}$	$p_{g2}$	$p_{g3}$
0	15	0	0	0	0	0
1	15	0	0	0	0	0
2	15	0	0	0	0	0
3	15	0	0	0	0	0
4	15	0	0	0	0	0
5	15	0	0	0	0	0
6	16	14	0	0	0	0
7	16	14	0	0	0	0
8	16	14	0	0	0	0
9	16	3	0	0	0	0
10	16	3	0	0	0	0
11	16	3	0	0	0	0
12	16	3	0	0	0	0
13	16	3	0	0	0	0
14	16	3	0	0	0	0
15	16	14	7	0	0	0
16	16	14	7	0	0	0
17	16	14	7	0	0	0
18	16	3	0	0	0	0
19	16	3	0	0	0	0
20	16	3	0	0	0	0
21	16	3	0	0	0	0
22	16	3	0	0	0	0
23	16	3	0	0	0	0

Żaden z generatorów nie wszedł w stan przeciążenia. Jest to spowodowane tym, że uruchomienie dodatkowego generatora jest niemal zawsze tańsze niż dodanie obciążenia do generatora już pracującego. Przykładowo, w godzinach 15-17, uruchomienie i praca 7 generatorów T3 kosztowała 70200 zł; pokrycie tego samego obciążenia przez generatory T1 kosztowałoby 83645 zł.

## Zadanie 2

W drugim zadaniu należało dodatkowo uwzględnić ryzyko rozwiązania zdefiniowane jako odchylenie przeciętne. Jest to zadanie dwukryterialne, dlatego do wyznaczenia rozwiązań efektywnych niezbędny był wybór funkcji skalaryzującej.

W pierwszym podejściu użyłem ważonej skalaryzacji minimaksowej:

$$\min \max\{\lambda_1 \cdot \mathbb{E}(\text{Koszt}), \lambda_2 \cdot \text{Ryzyko}\}$$

W przeciwieństwie do np. średniej ważonej, umożliwia ona uzyskanie wszystkich rozwiązań efektywnych. Wzór można dodatkowo uprościć (bez wpływu na zbiór

rozwiązań), skalując wektor ocen przez stałą  $\frac{1}{\lambda_1}$ . Skalaryzacja ta jest jednak niemonotoniczna (uwzględnia tylko najwyższą z ocen), a więc może generować rozwiązania nieefektywne. Dlatego zastosowałem regularyzację funkcją sumy:

$$\text{lexmin}\{\max\{\mathbb{E}(\text{Koszt}), \lambda \cdot \text{Ryzyko}\}, \mathbb{E}(\text{Koszt}) + \text{Ryzyko}\}$$

Jako ostatni krok, operator lexmin przybliżyłem sumą z wagą  $\epsilon$ , aby powstałe zadanie optymalizacji było liniowe:

$$\min \max\{\mathbb{E}(\text{Koszt})\lambda \cdot \text{Ryzyko}\} + \epsilon(\mathbb{E}(\text{Koszt}) + \text{Ryzyko})$$

Aby obliczyć wartości ryzyka, wygenerowałem 50 potencjalnych scenariuszy (wartości zmiennej losowej **R**) (plik `generate_zad2_data.R`).

### Model analityczny

Niech  $R_{ts}$  oznacza koszt za MW powyżej min. obc. dla generatora  $t$  w scenariuszu  $s$ , gdzie  $s \in [0..50)$

W porównaniu z modelem z zadania 1, wprowadziłem następujące zmiany:

1. zmieniłem sposób obliczania kosztu  $K_3$ :

$$K_{3s} = \sum_{g \in [0..23]} (R_{1s}(o_{g1} - 1000w_{g1}) + R_{2s}(o_{g2} - 1300w_{g2}) + R_{3s}(o_{g3} - 1500w_{g3}))$$

2. zmieniłem sposób obliczania kosztu całkowitego  $K$ :

$$K_s = K_1 + K_2 + K_{3s} + K_4$$

3. wprowadziłem do modelu obliczanie miary ryzyka:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(K) &= \sum_{s \in [0..50)} \frac{1}{50} K_s \\ \forall s \in [0..50) \quad (d_s)_+ &\geq 0 \\ \forall s \in [0..50) \quad (d_s)_- &\geq 0 \\ \forall s \in [0..50) \quad (d_s)_+ + (d_s)_- &= \mathbb{E}(K) - K_s \\ \delta &= \sum_{s \in [0..50)} \frac{1}{50} ((d_s)_+ + (d_s)_-) \end{aligned}$$

4. zmieniłem funkcję celu:

$$\begin{aligned} S &\geq \lambda \delta \\ S &\geq \mathbb{E}(K) \\ \min S &+ \epsilon(\delta + \mathbb{E}(K)) \end{aligned}$$

### Zbiór rozwiązań efektywnych

Przedstawiony wyżej model zaimplementowałem w plikach AMPL `zad2.mod`, `projekt.dat`, `zad2ab.dat`, `zad2ab.run`.

Następnie za pomocą solvera CPLEX znalazłem rozwiązania dla parametrów  $\lambda$  ze zbioru  $\{0, 100, 200 \dots 15000\}$ . Wyniki przedstawiłem w przestrzeni ryzyko-koszt (plik `draw_cost_vs_risk.r`):

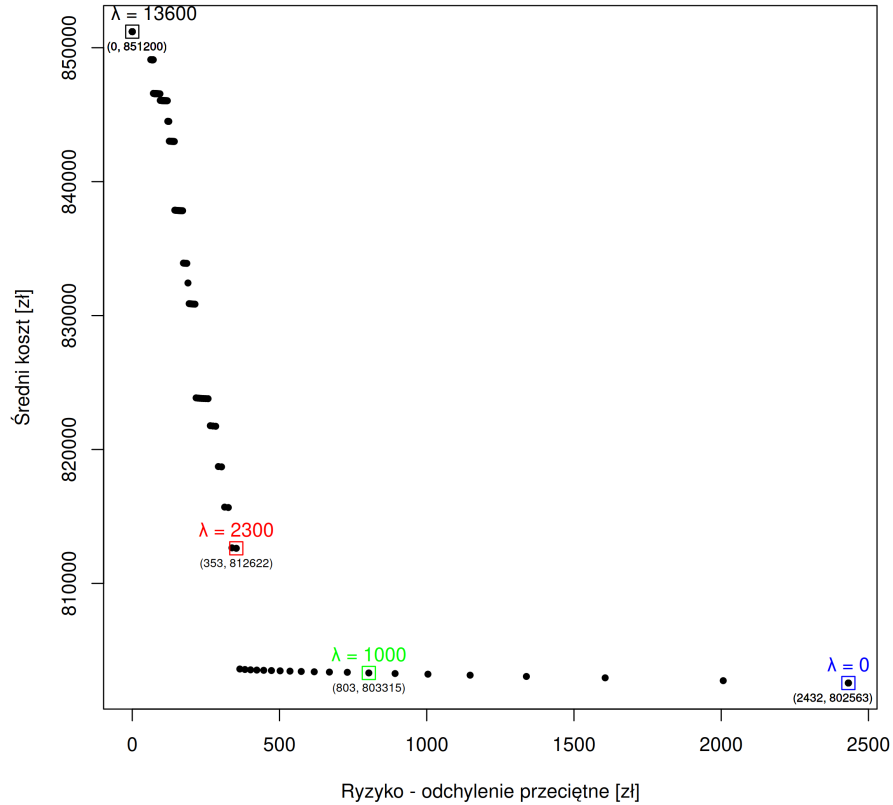


Figure 2: Obraz zbioru rozwiązań efektywnych w przestrzeni ryzyko-koszt

Kształt wykresu wskazuje, że wszystkie wygenerowane rozwiązania są efektywne – żadne rozwiązanie nie dominuje innego.

Widoczne grupy punktów wynikają z dyskretnej natury zadania; w szczególności grupa o średnim koszcie ok. 803000 zł odpowiada konfiguracji włączonych generatorów takiej, jak w zadaniu 1. Zmianie ulega jedynie rozkład obciążenia między typami generatorów.

Dla  $\lambda = 0$  (a więc przy braku awersji do ryzyka) osiągnąć jest minimalny koszt **802563 zł** przy odchyleniu przeciętnym **2432 zł**. Rozbieżność między kosztem uzyskanym w zadaniu 1 może wynikać z niewystarczającej liczby wygenerowanych

próbek.

Dla  $\lambda = 13600$  i większych ryzyko zostaje zminimalizowane do zera, skutkując kosztem **851200 zł**. Jest to sytuacja, w której całe zapotrzebowanie jest pokryte przez generatory pracujące przy minimalnym obciążeniu.

### Analiza dominacji stochastycznej

Zastosowana miara ryzyka i skalaryzacja gwarantują, że wygenerowane rozwiązania są niezdominowane w sensie zwykłej dominacji, tj. dla rozw.  $Y'$  nie istnieje inne rozwiązanie  $Y''$ , którego obie współrzędne są nie większe, a przynajmniej jedna ściśle mniejsza niż w  $Y'$ .

Wygenerowane rozwiązania mogą jednak być zdominowane w sensie dominacji stochastycznej pierwszego (lub wyższego) rzędu. W celu sprawdzenia występowania dominacji FSD można porównać wzajemne położenie dystrybuant.

Do analizy wykorzystałem następujące rozwiązania:

- $A = (2432, 802563)$  dla  $\lambda = 0$
- $B = (803, 803315)$  dla  $\lambda = 1000$
- $C = (353, 812622)$  dla  $\lambda = 2300$

W celu zwiększenia rozdzielczości wykresu wygenerowałem 1000 scenariuszy (plik `generate_zad2c_data.r`). Następnie rozwiązałem model dla wybranych parametrów, zapisując do plików koszty dla poszczególnych scenariuszy (plik `zad2c.run`). Skryptem `draw_cdf.r` wyznaczyłem i zaznaczyłem na wykresie dystrybuanty kosztu:

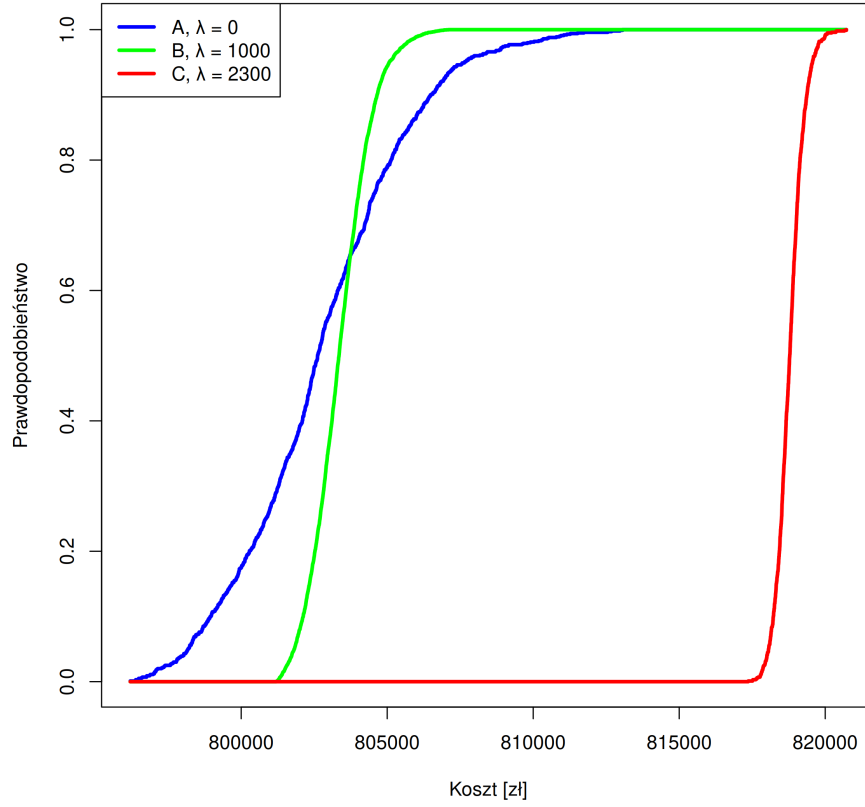


Figure 3: Dystrybuanty kosztu dla wybranych rozwiązań

Aby zmienna losowa  $Y'$  dominowała w sensie FSD  $Y''$ , muszą zajść dwa warunki:

1.  $\forall k \quad F_{Y'}(k) \geq F_{Y''}(k)$
2.  $\exists k \quad F_{Y'}(k) > F_{Y''}(k)$

A więc:

- $A \succ_{FSD} C$  - np. dla  $k = 810000$  dystrybuanta A jest ściśle większa, dla pozostałych  $k$  nie mniejsza
- $B \succ_{FSD} C$  - jak wyżej
- A jest nieporównywalne z B w sensie FSD - wykresy dystrybuant się przecinają, więc nie jest spełniony warunek 1.