Wspomaganie Decyzji w Warunkach Ryzyka

Projekt: WDWR 25406

Krzysztof Rudnicki 307585

May 24, 2025

Treść zadania

Rozważmy następujące zagadnienie planowania produkcji:

• Przedsiębiorstwo wytwarza 4 produkty P1,...,P4 na następujących maszynach: 4 szlifierkach, 2 wiertarkach pionowych, 3 wiertarkach poziomych, 1 frezarce i 1 tokarce. Wymagane czasy produkcji 1 sztuki produktu (w godzinach) w danym procesie obróbki zostały przedstawione w poniższej tabeli:

	P1	P2	Р3	P4
Szlifowanie	0,4	0,6	-	-
Wiercenie pionowe	0,2	0,1	-	0,6
Wiercenie poziome	0,1	-	0,7	-
Frezowanie	0,06	0,04	-	0,05
Toczenie	-	$0,\!05$	0,02	-

• Dochody ze sprzedaży produktów (w zł/sztukę) określają składowe wektora $\mathbf{R} = (R_1, ..., R_4)^T$. Wektor \mathbf{R} opisuje 4-wymiarowy rozkład t-Studenta z 4 stopniami swobody, którego wartości składowych zostały zawężone do przedziału [5;12]. Wektor wartości oczekiwanych μ oraz macierz kowariancji Σ niezawężonego rozkładu t-Studenta są następujące:

$$\mu = \begin{pmatrix} 9 \\ 8 \\ 7 \\ 6 \end{pmatrix}, \mathbf{\Sigma} = \begin{pmatrix} 16 & -2 & -1 & -3 \\ -2 & 9 & -4 & -1 \\ -1 & -4 & 4 & 1 \\ -3 & -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

• Istnieją ograniczenia rynkowe na liczbę sprzedawanych produktów w danym miesiącu:

	P1	P2	P3	P4
Styczeń	200	0	100	200
Luty	300	100	200	200
Marzec	0	300	100	200

- Jeżeli sprzedaż danego produktu przekracza 80 procent ilości jaką może wchłonąć rynek, jego dochód spada o 20 procent.
- Istnieje możliwość składowania do 200 sztuk każdego produktu w danym czasie w cenie 1 zł/sztukę za miesiąc. W chwili obecnej (grudzień) w magazynach znajduje się po 50 sztuk każdego produkt. Istnieje wymaganie, aby tyle pozostało również pod koniec marca.
- Przedsiębiorstwo pracuje 6 dni w tygodniu w systemie dwóch zmian. Każda zmiana trwa 8 godzin. Można założyć, że każdy miesiąc składa się z 24 dni roboczych.

Polecenia

- 1. Zaproponować jednokryterialny model wyboru w warunkach ryzyka z wartością oczekiwaną jako miarą zysku. Wyznaczyć rozwiązanie optymalne.
- 2. Jako rozszerzenie powyższego zaproponować dwukryterialny model zysku i ryzyka ze średnią jako miarą zysku i średnią różnicą Giniego jako miarą ryzyka. Dla decyzji $\mathbf{x} \in Q$ średnia różnica Giniego jest definiowana jako $\Gamma(\mathbf{x}) = \frac{1}{2} \sum_{t'=1}^{T} \sum_{t''=1}^{T} |r_{t'}(\mathbf{x}) r_{t''}(\mathbf{x})| p_{t'}p_{t''}$, gdzie $r_{t'}(\mathbf{x})$ oznacza realizację dla scenariusza t, p_t prawdopodobieństwo scenariusza t.
 - (a) Wyznaczyć obraz zbioru rozwiązań efektywnych w przestrzeni zysk-ryzyko.
 - (b) Wskazać rozwiązania efektywne minimalnego ryzyka i maksymalnego zysku. Jakie odpowiadają im wartości w przestrzeni ryzyko-zysk?
 - (c) Wybrać trzy dowolne rozwiązania efektywne. Sprawdzić, czy zachodzi pomiędzy nimi relacja dominacji stochastycznej pierwszego rzędu. Wyniki skomentować, odnieść do ogólnego przypadku.

1 Jednokryterialny model wyboru

Model jednokryterialny wyboru w warunkach ryzyka został zaprojektowany w celu identyfikacji rozwiązania optymalnego poprzez maksymalizację oczekiwanej wartości zysku. Wartość oczekiwana jest kalkulowana na podstawie scenariuszy generowanych zgodnie z rozkładem *t*-Studenta wykorzystującym parametry określone w zadaniu. W analizie założono równomierne prawdopodobieństwo występowania wszystkich scenariuszy.

1.1 Parametry modelu

Wszystkie parametry modelu zostały przedstawione w tabeli poniżej wraz z ich szczegółowymi opisami. Identyczne nazewnictwo zostało zastosowane w implementacji modelu. Dla parametrów będących wektorami i macierzami, w nawiasach kwadratowych określono ich wymiary, odnosząc się do odpowiednich parametrów liczbowych.

1.2 Zmienne decyzyjne

Zmienne decyzyjne stanowią wartości kontrolowane przez podmiot podejmujący decyzje i są fundamentalne dla rozwiązywanego problemu. Zadaniem optymalizatora jest wyznaczenie takich wartości tych zmiennych, które umożliwią osiągnięcie optymalnego rozwiązania. W tabeli zawierającej zmienne decyzyjne modelu zaprezentowano zmienne decyzyjne zastosowane w modelu wraz z ich szczegółowymi opisami. Przyjęto tę samą konwencję nazewnictwa, co w przypadku parametrów modelu.

1.3 Ograniczenia

 Ograniczenie dolne wartości zmiennych decyzyjnych – wartości nie mogą być mniejsze od zera:

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products \\ mc \in machines}} workTime[m][mc][p] >= 0 \tag{1}$$

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products}} produce[m][p] >= 0$$
(2)

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products}} sell[m][p] >= 0 \tag{3}$$

Table 1: Tabela zawierająca parametry modelu jednokryterialnego

	V
Nazwa parametru	Szczegółowy opis znaczenia
numberOfMachineTypes	Ilość typów maszyn (procesów) dostęp
numberOfMonths	Ilość miesięcy uwzględnionych w symu
number Of Products Types	Ilość typów produktów
numberOfScenarios	Ilość scenariuszy wygenerowanych do s
machines [number Of Machine Types]	Wektor typów maszyn (procesów)
months[numberOfMonths]	Wektor miesięcy symulacji
products [number Of Products Types]	Wektor typów produktów
machine Count [number Of Machine Types]	Wektor ilości maszyn danego typu
time To Produce [number Of Machine Types] [number Of Products Types]	macierz czasów produkcji danego prod
	maszynie
maxProductsInMonth[numberOfMonths][numberOfProductsTypes]	macierz maksymalnej ilości produktów
	sprzedać w danym miesiącu
numberOfHoursInFactory	Ilość godzin pracy fabryki w miesiącu
mu[numberOfProductsTypes]	Wektor wartości oczekiwanych rozkład
	generacji scenariuszy
$sigma\ [number Of Products Types] [number Of Products Types]$	Macierz kowariancji dla rozkłady t-Stu
sell Profit [number Of Scenarios] [number Of Products Types]	Macierz wygenerowanych sceniariuszy
	sprzedaży produktów
storageCost	Koszt trzymania jednej sztuki produkt
	przez miesiąc
storage Max [number Of Products Types]	Wektor maksymalnej pojemności z
	każdego typu produktu
storage Start [number Of Products Types]	Wektor ilości początkowej produktów

Table 2: Tabela zawierająca zmienne decyzyjne modelu

Table 2. Tabela zawierająca zinienne decyzyjne modelu	
Nazwa zmiennej	Szczegółowy opis znaczen
produce[numberOfMonths][numberOfProductsTypes]	Macierz zawierające ilośc
	tuk danego typu produkti
sell[numberOfMonths][numberOfProductsTypes]	Macierz zawierająca ilośc
	tuk danego typu produkti
stock[numberOfMonths][numberOfProductsTypes]	Macierz zawierająca ilośc
	produktu znajdujących s
	danym miesiącu
work Time [number Of Months] [number Of Machine Types] [number Of Products Types]	Macierz zawierająca cz
	maszyny dla każdego
	kazdym miesiącu
if80prec[numberOfMonths][numberOfProductsTypes]	Macierz zmiennych bi
	sprzedaż danego produkti
	przekroczyła 80% wartoś
	w przeciwnym wypadku)
lowerProfit[numberOfScenarios][numberOfMonths][numberOfProductsTypes]	Macierz przechowująca l
	odjąć od zysków z pos
	produktów w poszczególi
	względu na przekroczeni
	rynku. Zmienna niezbędi
	nia obecności zmiennej
	oceny

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products}} stock[m][p] >= 0 \tag{4}$$

$$\bigvee_{\substack{i \in scenarios \\ m \in months \\ p \in products}} lowerProfit[i][m][p] >= 0 \tag{5}$$

• Ograniczenie czasowe pracy maszyn - Każda maszyna może pracować maksymalnie numberOfHoursInFactory godzin w miesiącu, zatem łączny czas pracy wszystkich maszyn danego typu nie może przekroczyć iloczynu liczby dostępnych maszyn tego typu i czasu numberOfHoursInFactory.

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ mc \in machines}} \sum_{p \in products} (workTime[m][mc][p] <= machineCount[mc]*numberOfHoursInFactory)$$
(6)

Ograniczenie wiążące czas pracy maszyn z produkcją - czas wykorzystania określonego typu
maszyny jest równy sumie iloczynów liczby wytworzonych jednostek każdego produktu i
czasu potrzebnego na obróbkę jednej jednostki tego produktu na danej maszynie:

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ mc \in machines \\ p \in products}} workTime[m][mc][p] == produce[m][p] * timeToProduce[mc][p] \tag{7}$$

• Ograniczenie maksymalnej sprzedaży wynikające z pojemności rynku w danym miesiącu:

$$\bigvee_{\substack{m \in months\\ p \in products}} sell[m][p] == maxProductsInMonth[m][p] \tag{8}$$

• Warunki definiujące zmienną binarną przy przekroczeniu 80 procent chłonności rynku:

$$\bigvee_{\substack{m \in months\\ p \in products}} sell[m][p] <= 0.8*maxProductsInMonth[m][p] + 1000000*if80prec[m][p] \ (9)$$

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products}} sell[m][p] >= 0.8 * maxProductsInMonth[m][p] * if80prec[m][p] \tag{10}$$

• Ograniczenia linearyzujące oddziaływanie zmiennych binarnych na funkcję celu:

$$\bigvee_{\substack{i \in scenarios \\ m \in months \\ p \in products}} lowerProfit[i][m][p] <= 10000000 * if80prec[m][p] \tag{11}$$

$$\bigvee_{\substack{i \in scenarios \\ m \in months \\ p \in products}} lowerProfit[i][m][p] <= 0.2 * sell[m][p] * sellProfit[i][p] \tag{12}$$

$$\bigvee_{\substack{i \in scenarios \\ m \in months \\ p \in products}} 0.2 * sell[m][p] * sellProfit[i][p] - lowerProfit[i][m][p] +$$

$$1000000 * if80prec[m][p] \le 1000000;$$
 (13)

Ograniczenie sprzedaży do liczby sztuk wyprodukowanych oraz dostępnych w magazynie.
 Dla pierwszego miesiąca ograniczenie przyjmuje formę:

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products}} sell[m][p] \le produce[m][p] + storageStart[p] \tag{14}$$

Dla każdego następnego miesiąca:

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products}} sell[m][p] <= produce[m][p] + stock[m-1][p] \tag{15}$$

 Ograniczenie określające stan magazynu na koniec miesiąca jako różnicę między sumą produktów wyprodukowanych i dostępnych na początku miesiąca a liczbą sprzedanych jednostek. Dla pierwszego miesiąca:

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products}} stock[m][p] == (produce[m][p] + storageStart[p]) - sell[m][p] \tag{16}$$

Dla każdego następnego miesiąca:

$$\bigvee_{\substack{m \in months \\ p \in products}} stock[m][p] == (produce[m][p] + stock[m-1][p]) - sell[m][p] \tag{17}$$

1.4 Funkcja celu

Funkcja celu w modelu jednokryterialnym polega na maksymalizacji wartości oczekiwanej zysku ze wszystkich analizowanych scenariuszy. W każdym ze scenariuszy zastosowano funkcję zysku o następującej postaci

$$\bigvee_{i < nS cernarios} profit[i] = \sum_{m \in months} \sum_{p \in products} (sell[m][p] \cdot sellProfit[i][p] - lowerProfit[i][m][p] - stock[m][p] * storageCost)$$
(18)

1.5 Implementacja modelu

1.5.1 Generacja scenariusz dochodów ze sprzedaży

Przychody ze sprzedaży poszczególnych typów produktów definiowane są przez wektor losowy opisany w treści zadania. W celu wygenerowania wektorów reprezentujących poszczególne scenariusze przychodów zastosowano bibliotekę MASS języka R. Implementacja została wykonana w środowisku R Studio IDE, a skrypt generujący dane zapisano w pliku dołączonym jako załącznik 1 - t-student.R. W ramach przeprowadzonej symulacji wygenerowano 1000 scenariuszy realizacji przychodów.

1.5.2 Model

Model zaimplementowano w środowisku IBM ILOG CPLEX Optimization Studio z wykorzystaniem solvera CPLEX. Nazewnictwo parametrów oraz zmiennych decyzyjnych jest zgodne z opisem zawartym w tabelach 1 i 2. Plik wdwr17421-1.dat (załącznik 2) zawiera definicje parametrów modelu, natomiast plik wdwr17421-1.mod (załącznik 3) obejmuje wczytywanie parametrów, definicje zmiennych decyzyjnych, funkcji celu oraz ograniczeń modelu. W celu uproszczenia implementacji przyjęto numeryczne oznaczenia dla miesięcy, produktów oraz procesów technologicznych. Miesiące numerowane są chronologicznie, produkty zgodnie z indeksem występującym w nazwie (P1-P4), natomiast procesy technologiczne według poniższej sekwencji:

- 1. Szlifowanie,
- 2. Wiercenie pionowe,
- 3. Wiercenie poziome,
- 4. Frezowanie,
- 5. Toczenie.

Rozwiązanie

Rozwiązanie optymalne modelu maksymalizacji wartości oczekiwanej zysku zostało wyznaczone przy użyciu solvera CPLEX. Maksymalna wartość oczekiwana zysku wynosi około 11036,12 zł. Optymalne wartości zmiennych decyzyjnych przedstawiają się następująco:

Czasem pracy poszczególnych typów maszyn dla różnych typów produktów w każdym miesiacu obrazują następujące macierze:

$$\mathbf{workTime[1]} = \begin{pmatrix} 44 & 0 & 0 & 0 \\ 22 & 0 & 0 & 66 \\ 11 & 0 & 35 & 0 \\ 6.6 & 0 & 0 & 5.5 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{workTime[2]} = \begin{pmatrix} 96 & 18 & 0 & 0 \\ 48 & 3 & 0 & 96 \\ 24 & 0 & 140 & 0 \\ 14.4 & 1.2 & 0 & 8 \\ 0 & 1.5 & 4 & 0 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{workTime[3]} = \begin{pmatrix} 20 & 174 & 0 & 0 \\ 10 & 29 & 0 & 126 \\ 5 & 0 & 105 & 0 \\ 3 & 11.6 & 0 & 10.5 \\ 0 & 14.5 & 3 & 0 \end{pmatrix}$$

Ze względu na znaczne rozmiary macierzy lowerProfit pominięto jej przedstawienie w niniejszym raporcie. Kompletne wyniki działania solvera zostały załączone do dokumentu jako załącznik 4.

1.7 Wnioski

Na podstawie przeprowadzonej analizy można stwierdzić, że zdolności produkcyjne przedsiębiorstwa znacznie przewyższają chłonność rynku. W kontekście maksymalizacji zysku, w określonych miesiącach ekonomicznie uzasadniona jest sprzedaż poszczególnych produktów mimo przekroczenia 80% pojemności rynkowej. Optymalna strategia nie wymaga gromadzenia zapasów ponad obligatoryjne minimum magazynowe.

2 Model dwukryterialny zysku i ryzyka

Model zadania

Model przedsiębiorstwa został zachowany w niezmienionej formie w porównaniu do pierwszej części zadania. Miarą zysku pozostaje wartość oczekiwana, która w przypadku scenariuszy o równym prawdopodobieństwie odpowiada wartości średniej. Miara ryzyka w niniejszym zadaniu jest reprezentowana przez średnią różnicę Giniego określoną następującym wzorem:

$$\Gamma(\mathbf{x}) = \frac{1}{2} \sum_{t'=1}^{T} \sum_{t''=1}^{T} |r_{t'}(\mathbf{x}) - r_{t''}(\mathbf{x})| p_{t'} p_{t''},$$
(19)

gdzie $r_{t'}(\mathbf{x})$ oznacza realizację zysku dla scenariusza t', a p_t - prawdopodobieństwo wystąpienia scenariusza t.

W kontekście przyjętych w projekcie oznaczeń, wyrażenie definiujące miarę ryzyka przyjmuje następującą postać:

$$giniRisk = \frac{1}{2} \cdot \sum_{t1 \in scenarios} \sum_{t2 \in scenarios} |profit[t1] - profit[t2]| \cdot \frac{1}{numberOfScenarios} \cdot \frac{1}{nu$$

2.2 Model preferencji

Model preferencji oparto na minimalizacji ryzyka przy zadanym poziomie średniego zysku.

$$avgProfit < minAvgProfit$$
 (21)

$$minimizeginiRisk$$
 (22)

min Avg
Profit stanowi dodatkowy parametr modelu. Załączniki 5 i 6 zawierają pliki z parametrami i modelem zadania dwukryterialnego wyboru - pliki źródłowe przeznaczone dla solvera CPLEX.

2.3 Zbiór rozwiązań efektywnych w przestrzeni ryzyko-zysk

Na rysunku 1 zaprezentowano rozwiązania efektywne modelu w przestrzeni ryzyko-zysk. Niebieskie trójkąty oznaczają rozwiązania efektywne dla różnych wartości wymaganego poziomu zysku. Uwzględniając ograniczenia obliczeniowe komputera, wygenerowano 52 równomiernie rozmieszczone rozwiązania, z których każde bazuje na 30 scenariuszach. Wprowadzono ograniczenie czasowe działania solvera dla pojedynczego rozwiązania na poziomie 5 minut. Całkowity czas obliczeń przekroczył 3 godziny. Załączniki 7 i 8 obejmują pliki parametrów oraz modelu wraz ze skryptem dla solvera CPLEX, które zostały wykorzystane do uzyskania rozwiązań. Kolorem żółtym wyróżniono rozwiązanie maksymalnego zysku oraz minimalnego ryzyka. Wartości odpowiadające tym rozwiązaniom przedstawiono w tabeli 2.4.

2.4 Rozwiązania efektywne minimalnego ryzyka i maksymalnego zysku

Na wykresie 1 żółtymi punktami wyznaczono rozwiązania charakteryzujące się maksymalnym zyskiem oraz minimalnym ryzykiem. Wartości w przestrzeni ryzyko-zysk dla tych rozwiązań przedstawiono w tabeli 2.4.

Table 3: Rozwiązania maksymalnego zysku i minimalnego ryzyka

	Miara zysku	Miara ryzyka
Maksymalizacja zysku	9515.80 z	360.18 z
Minimalizacja ryzyka	-600.00 z	0.0 z

Rozwiązanie zadania jednokryterialnego maksymalizacji zysku charakteryzuje się również maksymalizacją poziomu ryzyka, podczas gdy zadanie minimalizacji ryzyka bez nałożenia ograniczeń na poziom zysku prowadzi do ujemnego wyniku finansowego (straty) wynikającego z rezygnacji ze sprzedaży oraz ponoszenia kosztów utrzymania obligatoryjnych zapasów magazynowych.

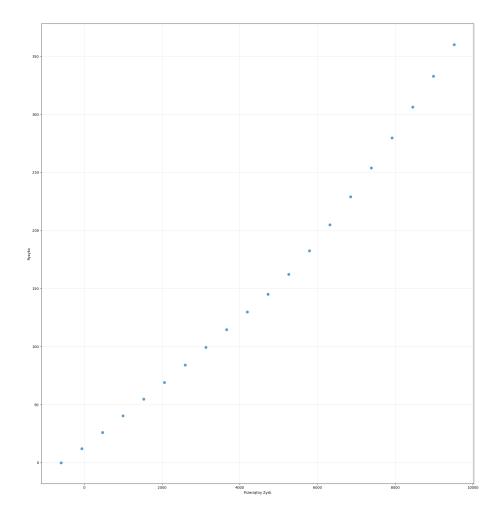


Figure 1: Obraz zbioru rozwiązań efektywnych w przestrzeni ryzyko-zysk

2.5 Sprawdzenie dominacji stochastycznej wybranych rozwiązań efektywnych

W celu analizy dominacji stochastycznej pierwszego rzędu (FSD) wybrano 3 rozwiązania efektywne modelu, oznaczone jako A, B oraz C. Wartości średniego zysku oraz miary ryzyka dla tych rozwiązań zostały zaprezentowane w tabeli 2.5. Wybór objął rozwiązania charakteryzujące się zbliżonymi poziomami średniego zysku, przy różnicy wynoszącej około 500 zł. Załączniki 9 i 10 zawierają pliki parametrów oraz modelu wraz ze skryptem dla solvera CPLEX, wykorzystane do generowania danych dotyczących zysku i ryzyka w poszczególnych scenariuszach.

Table 4: Rozwiązania wybrane do analizy dominacji FSD

	A	В	\overline{C}
Ograniczenie minimalnego zysku	8450.97 zł	8983.38 zł	9515.79 zł
Średni zysk	$8451.02~\mathrm{zl}$	8983.40 zł	$9515.80~\mathrm{zl}$
Miara ryzyka	306.38 zł	332.93 zł	360.18 zł

W celu weryfikacji wzajemnej dominacji wybranych rozwiązań w sensie FSD przygotowano odwrotne dystrybuanty dla obu kryteriów. Rysunek 2 ilustruje odwrotną dystrybuantę rozkładu średniego zysku między scenariuszami dla trzech wybranych rozwiązań efektywnych. Analiza wykresu wskazuje, że rozwiązanie C wykazuje dominację nad rozwiązaniami A i B w sensie

FSD, co oznacza, że w każdym scenariuszu miara zysku dla decyzji C przewyższa odpowiednie wartości dla decyzji A i B. Ponadto rozwiązanie B dominuje rozwiązanie A w sensie FSD.

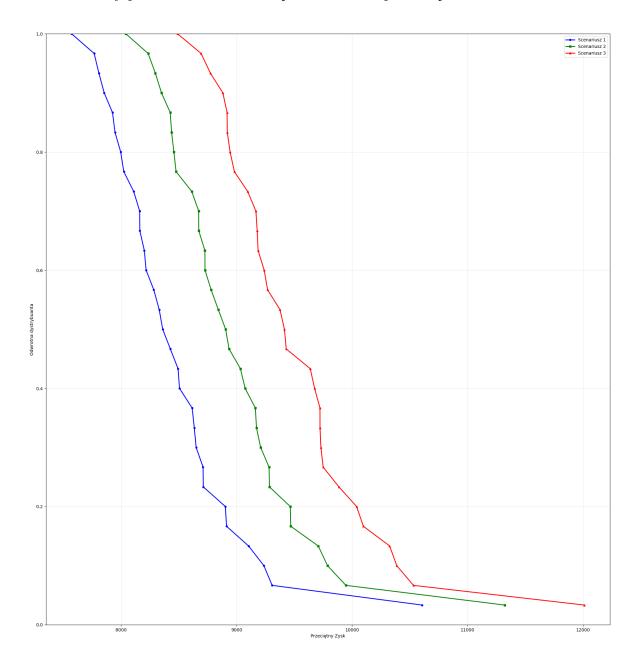


Figure 2: Odwrotna dystrybuanta rozkładu średniego zysku między scenariuszami

Rysunek 3 przedstawia odwrotną dystrybuantę rozkładu średniej różnicy Giniego jako miary ryzyka między scenariuszami dla tych samych trzech rozwiązań efektywnych. W kontekście miary ryzyka rozwiązanie A wykazuje dominację nad rozwiązaniami B i C, podczas gdy rozwiązanie B nie dominuje w sposób kategoryczny rozwiązania C. Przyczyna tego zjawiska jest związana z przecięciem się dystrybuant w punkcie oznaczonym kolorem żółtym na wykresie przedstawionym na rysunku 2.

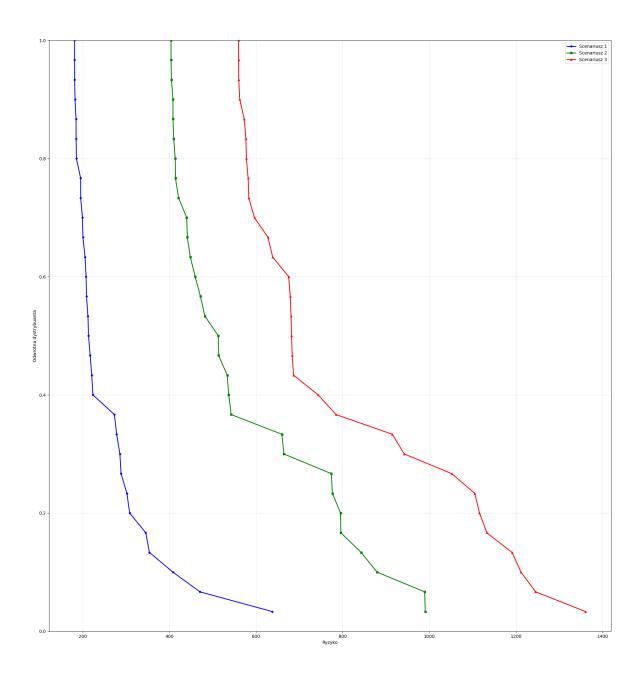


Figure 3: Odwrotna dystrybuanta rozkładu średniej różnicy Giniego między scenariuszami