Zadanie 1. Dopuszczając możliwość, że efekt leczenia (zmienna rx) jest różny dla różnych typów zdarzeń, konstruuję model warunkowy PWP uwzględniając typy zdarzeń, czyli uwzględniając zmienne: rx1, rx2, rx3, rx4. Powoduje to, że zmienna warstwująca określające liczbę zdarzeń do obecnego czasu - enum nie jest potrzebna w modelu, gdyż jest liniowa zależna ze zmiennymi rxi. Dodatkowo z racji na występowanie przedziałów czasowych stosuję klastorwanie ze względu na zmienną patid. Odpowiedni syntaks i wyniki dostępne są poniżej:

```
Call:
coxph(formula = Surv(time1, time2, status) ~ rx1 + rx2 + rx3 +
    rx4 + size + number + cluster(patid), data = bladder3)
          coef exp(coef) se(coef) robust se
                                                   Z
                           0.2202
       -0.6834
                   0.505
                                     0.2178 -3.1373 0.0017
rx1
       -0.3061
                   0.736
                           0.2359
                                     0.2228 -1.3739 0.1700
rx2
        0.4652
                           0.2552
                                     0.2531 1.8377 0.0660
rx3
                   1.592
        0.2781
                   1.321
                           0.2846
                                     0.2616 1.0629 0.2900
rx4
        0.0052
                   1.005
                           0.0694
                                     0.0631
                                             0.0824 0.9300
size
number
       0.1348
                   1.144
                           0.0518
                                     0.0521
                                             2.5881 0.0097
Likelihood ratio test=50.5 on 6 df, p=3.75e-09 n= 178, number of events= 112
```

Wynik testu dla statystyki największej wiarogodności ma pw-artość poniżej 0.05. Oznacza to, że są statystycznie istotne podstawy by uznać zmienne rx1 i number za istotne w tym modelu, gdyż p-wartość dla tych zmiennych jest mniejsza niż 0.05. Oznacza to, że efekt leczenia jest różny dla zdarzenia typu rx1 w stosunku do pozostałych zdarzeń rx2,rx3,rx4. Patrząc na oszacowanie wartości e^{β} (0.505) przy zmiennej rx1 widzimy, że jest ona mniejsza od 1, co oznacza, że typ leczenia zmniejsza prawdopdobieństwo występowania zdarzenia rx1.

Podobne wyniki otrzymać można dla testu Walda, testu Score i statystyki odpornej (robust) :

60.354

25.099

Score

Robust

	Test	Stopnie swobody	p-wartość
Wald	52 900	6.000	0.000

6.000

6.000

0.000

0.000

Tabela 1: Podsumowanie modelu dla danych bladder3.

Sprawdzając założenia proporcjonalnych hazardów przeprowadzam formalny test Schoenfelda, którego wyniki umieszczone w tabeli (2) nie dają podstaw do odrzucenia hipotez o stałości w czasie współycznników przy zmiennych rx1, rx2, rx3, rx4. Zatem założenia proporcjonalnych hazardów są spełnione. Dodatkowo estymator odporny dla oszacowania wariancji współczynnika przy rx1 jest blisko zwykłemu oszacowaniu, co nie daje podstaw do niepokoju. Estymator odporny daje nawet lepsze oszacowanie!

Tabela 2: Podsumowanie testu Shoenfelda.

	$_{ m rho}$	χ^2	p-wartość
rx1	-0.094	0.923	0.337
rx2	0.017	0.029	0.865
rx3	-0.091	0.845	0.358
rx4	-0.016	0.024	0.876
size	-0.062	0.418	0.518
number	0.040	0.178	0.673
Global	NA	3.890	0.691

Zatem można stwierdzić, że w tym przypadku są silne statystyczne podstawy by uznać zmienną rx1 za istotną w tym modelu i istotnie zmniejszane jest prawdopodobieństwo pojawienia się zdarzenia rx1 w zależności od typu leczenia.

Zadanie 2. Dla danych dotyczących czasu do wznowy po uzyskaniu remisji dla par chorych na białaczkę, konstruuję model brzegowy WLW, uwzględniając to, że czasy podane są w postaci total time (dlatego model WLW). Dodatkowo wiedząc, że pacjenci byli dobierani w pary tak, by pochodzili z tego samego ośrodka medycznego i mieli ten sam typu uzyskanej remisji, stosuję frailty(patid) aby uwzględnić efekt sparowania pacjentów. Dodatkowo z racji na niespełnione założenia o proporcjonalności hazardu dla zmiennej partial warstwuję ją. Odpowiedni syntaks i wyniki dostępne są poniżej:

Jak widać, patrząc na wynik testu dla statystyki największej wiarogodności, są głębokie podstawy by uznać zmienną treat za istotną w tym modelu, gdyż p-wartość tego testu jest mocno mniejsza niż 0.05. Oznacza to, że na czas do wznowy po remisji ma wpływ aktywny lek (treat = 1) i wydłuża on czas do wznowy, gdyż współczynnik przy tej zmiennej $e^{\beta}=e^{-1.71}=0.1808<1$. Oszacowanie wariancji współczynnika i odpornego estymatora wariancji współczynnika są bliskie sobie i mało sie różnią, co wskazuje na dobre dopasowanie modelu - a raczej nie daje podstaw do niepokoju.

Założenia proporcjonalnych hazardów są dla zmiennej treat w tym modelu spełnione, co ukazuję Tabela (3):

Tabela 3: Podsumowanie testu Shoenfelda dla modelu WLW.

	rho	χ^2	p-wartość
treat	-0.041	0.049	0.825

Zatem, ponieważ p-wartości w modelu WLW są mniejsze od zakładanego poziomu istotności badania 0.05, można stwierdzić, że w tym przypadku są istotnie statysczne podstawy by uznać zmienną treat za istotną w tym modelu. Istnieją również istotne statystycznie efekty w parach - zmienna frailty(patid).

Zadanie 3. Dla danych dotyczących czasów do pojawienia się guzów gruczołów mlekowych u 48 samic szczurów, konstruuję model proporcjonalnych średnich AG z racji na przedziałową strukturę danych:

Sprawdziłem dane. Nie występują osobniki, u których odnotowano więcej niż 13 guzów. Model odrzucił hipotezę zerową i dał silne podstawy do stwierdzenie istotnych statystycznie wpływów zmiennej treat na wydłużenie czasu do pojawienia się guza. Zmniejszyło się prawdopodobieństwo wystąpienia zdarzenia, gdyż wspołczynnik przy zmiennej ma wartośc $e^{\beta} = e^{-0.685} = 0.504 < 1$, która jest mniejsza od 1.

Podobne wyniki otrzymać można dla testu Walda, testu Score i statystyki odpornej (robust):

Tabela 4: Podsumowanie modelu AG.

	Test	Stopnie swobody	p-wartość
Wald	10.450	1.000	0.001
Score	21.040	1.000	0.000
Robust	8.027	1.000	0.005

Założenia proporcjonoalnych hazardów dla zmiennej treat są spełnione o czym można sie przekonać przeprowadzając formalny test Shoenfelda, patrz Tabela (5):

Tabela 5: Podsumowanie testu Shoenfelda dla modelu AG.

	rho	χ^2	p-wartość
treat	-0.038	0.604	0.437