



Análisis de Sobrevida





Análisis de Sobrevida

Qué es?

➤Un conjunto de metodologías estadísticas utilizadas para estimar la probabilidad de ocurrencia de un determinado evento en diferentes momentos a lo largo de un periodo bajo estudio; utilizando para ello distintas técnicas que pueden ser de tipo no paramétrico, semiparamétrico o paramétrico.

Otros nombres:

- Survival Analysis (Medicina) Análisis de Sobrevida
- Failure-Time Analysis (procesos industriales)
- Analysis of Time to an Event
- Analyses of Time at Risk
- Analyses of Time to an End-Point





Aplicaciones

General: Estudios de seguimiento (observacionales o experimentales)

➤ Medicina Humana (Veterinaria)

Evaluación de sobrevida después de una intervención.

Evaluación de tiempo a presentación de una afección

Comparación de curvas de vida (expectativas de vida)

(En general para los mismos casos en que aplicaría una regresión logística, con la diferencia de que en AS los periodos bajo riesgo pueden ser de distinta longitud para cada individuo)

Producción Animal:

Evaluación de longevidad Análisis de intervalos reproductivos (parto-concepción) Presentación de Mastitis a través de la lactancia Comparación de curvas de vida (expectativas de vida)

- Sociología (Durabilidad de matrimonios, Deserción escolar)
- Economía (Durabilidad de empresas)
- ►Ingeniería (Análisis de vida útil)





Características comunes a cualquier metodología de Anál. de sobrevida

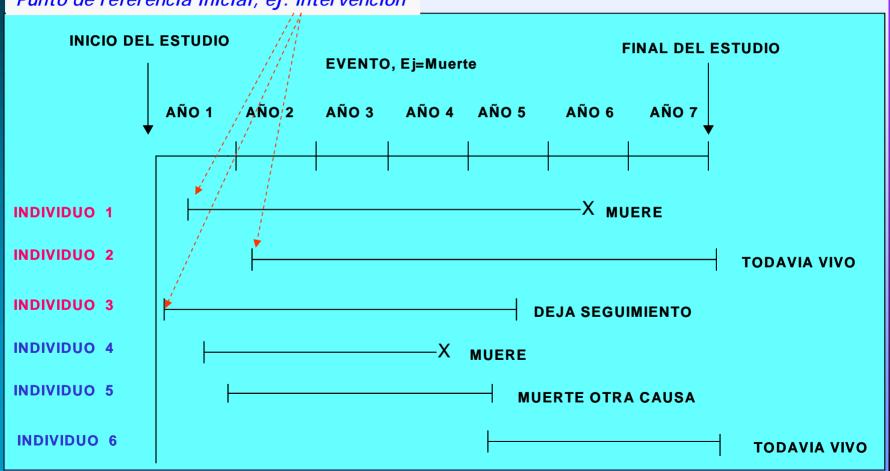
- ➤Un evento final de interés de carácter dicotómico (ej muerte)
- ➤ Un periodo de análisis (ej 7años)
- ➤ Un punto de referencia inicial (ej intervención)
- ➤Un grupo de individuos que presentan el mismo estatus al momento de entrar al estudio(ej. todos enfermos)
- Entrada y Salida de Individuos en el estudio puede ser en distintos momentos a lo largo del periodo. Una vez que entran al estudio los individuos se encuentran bajo "riesgo" de sufrir el evento
- ➤ Algunos individuos presentan el evento durante el periodo de estudio (No censurados) mientras que otros no lo presentan (censurados)





Análisis de sobrevida/ Representación gráfica

Punto de referencia inicial, ej. Intervención







Terminología utilizada en Análisis de sobrevida

- ➤ Tiempo de Falla (Failure-Time): Intervalo (horas, días, semanas, etc) transcurrido desde el punto de referencia inicial hasta el momento de ocurrencia del evento analizado.
- ➤ Tiempo de Censura: Intervalo transcurrido entre el punto de referencia inicial y el momento de censura

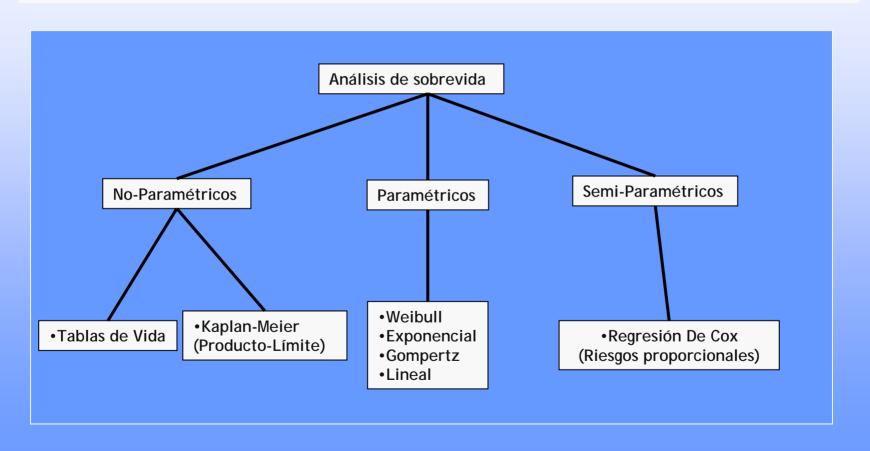
>Aclaración:

El término de Tiempo de Falla (Failure-Time) se utiliza debido al empleo original del análisis (análisis de mortalidad). Sin embargo, el evento representado por la falla puede ser también de carácter positivo (ej. recuperación)





Análisis de sobrevida /Métodos utilizados







Cuando usar estos métodos?

➤Los métodos No-Paramétricos (Tablas de vida, Kaplan Meier) se utilizan generalmente en estudios de carácter exploratorio o descriptivo. La ventaja es que no requieren previo conocimiento de la distribución subyacente de la variable por analizar.

➤Los métodos Paramétricos (regresión Weibull, Exponencial, Gompertz, LogNormal) se utilizan cuando se desea realizar estudios de carácter predictivo y cuando se tiene certeza sobre la verdadera distribución subyacente de la variable por analizar

Los métodos Semi Paramétricos (Regresión de Cox) se utiliza cuando no se tiene certeza sobre la distribución subyacente de la variable por analizar y cuando sea razonable asumir que los riesgos de grupos expuestos a distintos niveles de exposición son proporcionales a través del tiempo.

Los métodos paramétricos aportan más información pero requieren que la distribución asumida sea en realidad la que corresponde a la variable por analizar





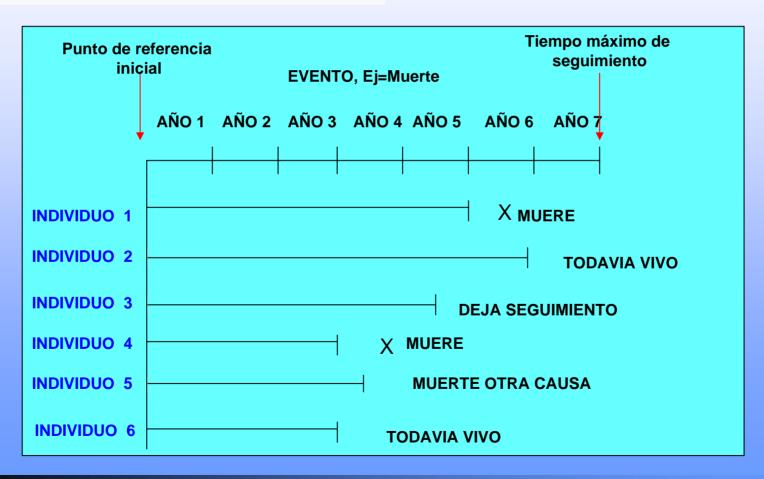
Cronograma

- Vie. 17-11 Métodos No Paramétricos
 Construcción de Tablas de vida
 Curvas Kaplan Meier(Producto-Límite)
 Comparación no paramétrica de sobrevida en 2 muestras
- Vie. 24-11 Modelos de sobrevida Paramétricos Modelos Paramétricos (Weibull, Exponencial, Gompertz) Comparación de muestras múltiples
- Vie. 01-12 Modelos de sobrevida Semi-Paramétricos Regresión de Cox (Riesgos proporcionales)





Punto de Referencia: Momento de diagnóstico





www.medvet.una.ac



Codificación de datos requerida para un Análisis de sobrevida

<u>Individuo</u>	<u>Censura</u>	<u>Tiempo a Evento</u>
	(0=Censurado,Incompleto	(o censura)
	1=No censurado,Completo)	(años)
Individuo 1	1	5.0
Individuo 2	0	5.8
Individuo 3	0	4.3
Individuo 4	1	3.0
Individuo 5	0	3.3
Individuo 6	0	3.0

>Aclaración:

El código utilizado para falla/censura es indiferente, aunque generalmente se utiliza 1 para No censurado y 0 para censurados)





Diferencia con respecto a otros procedimientos de Regresión:

➤ Regresión Lineal:

A diferencia de la Reg. Lineal el Anál. de Sobrevida incorpora información 'incompleta' (censurada). Esta información es valiosa puesto que muchas veces los individuos que no fallan (ej. sobreviven) son también de interés para el investigador.

➤ Regresión Logística:

A diferencia de la Reg. Logística en el A. de Sobrev. no solo interesa la ocurrencia del evento en sí, sino también el momento en el que se presenta y los patrones de variación a través del tiempo.





Métodos No Paramétricos/ Tablas de Vida

Qué es?

Representación tabular probabilística del patrón de ocurrencia de un determinado evento a través del tiempo

Uso

Principalmente de carácter exploratorio y descriptivo

Construcción

Ver Ejemplo Excel y Statistica

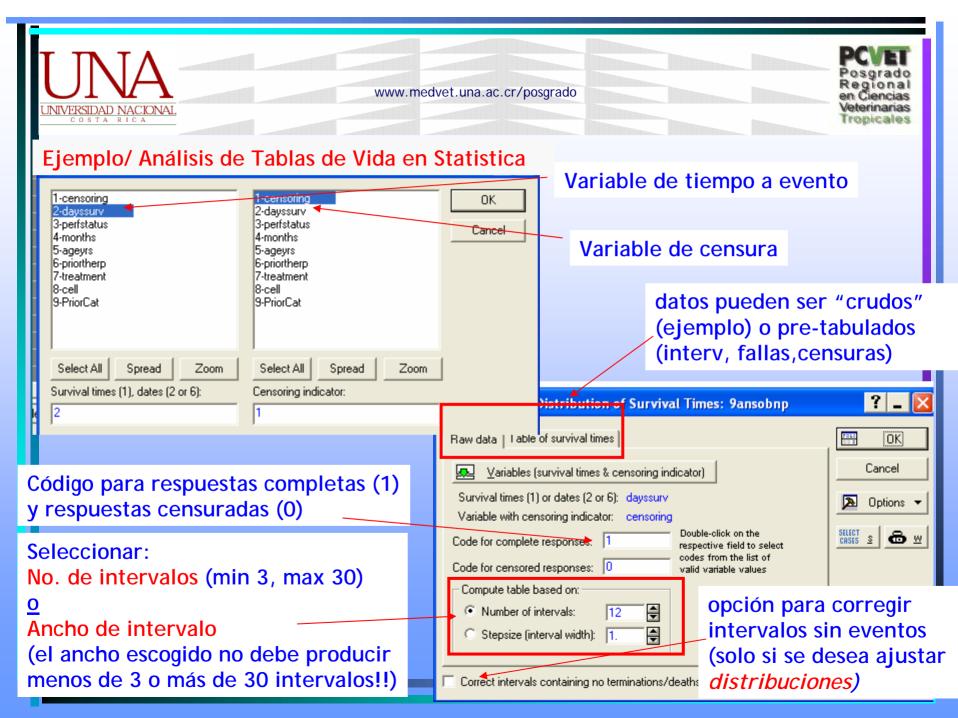


www.medvet.una.ac.cr/posgrado



Ejemplo/ Datos de Sobrevida al cáncer de pulmón

	\wedge	B	С	D	Е	F	G	Н		J	K	L	М	N	0
1 (ensoring	dayssurv	perfstatus	months	ageyrs	priortherp	treatment	cell	PriorCat						
2	1	1	50	7	35	0	1	1	0						
3	\ 1	1	20	21	65	10	1	1	1		Fuente:				
4	\1	2	40	36	44	10	1	2	1		Se describe la	a sobrevida de	individuos q	ue han sido di	iagnostic
5	\1	3	30	3	43	0	2	3	0		con distintos	tipos de tumo	r en pulmone	s	
6	1	4	40	2	35	0	2	2	0						
7	1	7	EA	77	70	^	2				censoring	0=observació	n censurada,	1=fallo obser	vado (m
8	1	7	V	ariable	e de ti	empo a	evento (o cer	isura)		dayssurv	Tiempo trans	currido entre	el diagnóstico	o y la mu
9	var	riable (de censi	ura 4	58	0	1	3	0			o tiempo has	sta el último r	nomento visto	o con vic
10	1	8	80	2	68	0	1	2	0		perfstatus	El estado del paciente al inicio de la prueba seg			
11	1	8	20	19	61	10	2	3	1			10-30 hospitalizado,			
12	1	8	50	5	66	0	1	3	0			40-60 parcialmente confinado			
13	1	8	40	58	63	10	2	1	1			70-90 capaz de atenderse solo.			
14	1	10	40	23	67	10	2	2	1						
15	1	10	20	5	49	0	2	1	0		months	Número de m	eses transcur	ridos entre el	diagnós
16	1	11	70	11	48	10	2	1	1		ageyrs	Edad del paci	ente en años.		
17	1	12	50	4	63	10	2	3	1		Priortherp?	(0 o 10)			
18	1	12	40	12	68	10	2	0	1		treatment	1=estándar, 2	2=quimioterap	oia.	
19	1	13	60	4	56	0	2	2	0		cell	Tipo de tumo	r, clasificado	según tipo de	e célula:
20	1	13	30	2	62	0	1	2	0			0=squamous?	,		
21	1	15	50	13	40	10	1	1	1			1=small cell?			
22	1	15	30	5	63	0	1	0	0			2=adenoma,			
23	1	16	30	4	53	10	2	2	1			3=big cell?			
24	1	18	30	4	60	0	2	2	0		PriorCat	(0 o 1)			
25	1	18	40		69	10	1	3	1						





www.medvet.una.ac.cr/posgrado



Statistica/ Tablas de Vida

Life Table (9ansobnp)

	Log-Likelihood for data: -175.350																
	Interval	Mid	Interval	Number	Number	Number	Number	Proportn	Proportn	Cum.Prop	Problty	Hazard	Std.Err.	Std.Err.	Std.Err.	Median	Std.Err.
Interval	Start	Point	Width	Entering	Withdrwn	Exposed	Dying	Dead	Survivng	Survivng	Density	Rate	Cum.Surv	Prob.Den	Haz.Rate	Life Exp	Life Exp
Intno.1	0.0000	45.4091	90.81818	137	3	135.5000	73	0.538745	0.461255	1.000000	0.005932	0.008119	0.000000	0.000472	0.000883	84.2867	7.2409
Intno.2	90.8182	136.2273	90.81818	61	4	59.0000	30	0.508475	0.491525	0.461255	0.002582	0.007508	0.042825	0.000408	0.001289	89.3045	11.6265
Intno.3	181.6364	227.0455	90.81818	27	2	26.0000	9	0.346154	0.653846	0.226718	0.000864	0.004609	0.036665	0.000272	0.001502	147.8021	36.3203
Intno.4	272.4546	317.8636	90.81818	16	0	16.0000	6	0.375000	0.625000	0.148239	0.000612	0.005082	0.031971	0.000238	0.002019	127.1455	36.3273
Intno.5	363.2727	408.6818	90.81818	10	0	10.0000	5	0.500000	0.500000	0.092649	0.000510	0.007341	0.026855	0.000219	0.003095	90.8182	143.5962
Intno.6	454.0909	499.5000	90.81818	5	0	5.0000	1	0.200000	0.800000	0.046325	0.000102	0.002447	0.019872	0.000101	0.002432	158.9318	50.7689
Intno.7	544.9091	590.3182	90.81818	4	0	4.0000	2	0.500000	0.500000	0.037060	0.000204	0.007341	0.017928	0.000142	0.004894	363.2727	90.8182
Intno.8	635.7273	681.1364	90.81818	2	0	2.0000	0	0.000000	1.000000	0.018530	0.000000	0.000000	0.012891	0.000000	0.000000	317.8636	64.2181
Intno.9	726.5455	771.9545	90.81818	2	0	2.0000	0	0.000000	1.000000	0.018530	0.000000	0.000000	0.012891	0.000000	0.000000	227.0455	64.2181
Intno.10	817.3636	862.7727	90.81818	2	0	2.0000	0	0.000000	1.000000	0.018530	0.000000	0.000000	0.012891	0.000000	0.000000	136.2273	64.2181
Intno.11	908.1818	953.5909	90.81818	2	0	2.0000	1	0.500000	0.500000	0.018530	0.000102	0.007341	0.012891	0.000101	0.006921	45.4091	64.2181
Intno.12	999.0000			1	0	1.0000	1	1.000000	0.000000	0.009265			0.009191				

Desventaja de Tabla de Vida: Los valores de los estimados dependen del número de intervalos que se seleccionan

*ver cálculos e interpretación en Excel





Representación gráfica / Función de Sobrevida



Función de Sobrevida (Survival Function)
Prob.Acumulada de Sobrevivencia
Es la probabilidad de que un individuo
sobreviva al menos hasta el inicio del Gi
intervalo respectivo

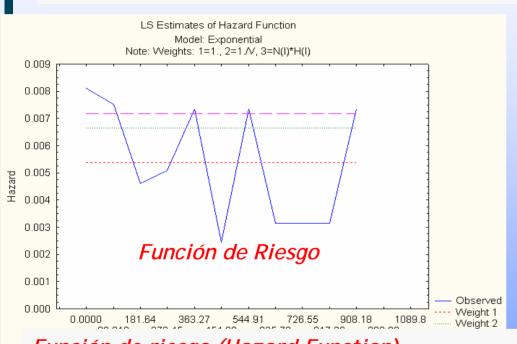
Ej. Apròx. 23% de los individuos sobreviven hasta 181 d.

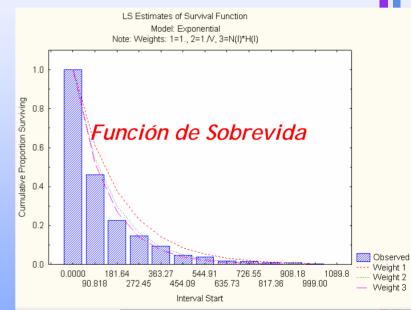
sobreviva al menos hasta el inicio del Generalmente los estimados de sobrevida se intervalo respectivo comparan en periodos específicos (p.e 1 año, 5 años, etc) dependiendo del evento que se analiza





Representación gráfica/ Función de Riesgo





Función de riesgo (Hazard Function)

Estima el riesgo 'inmediato' de falla

Es una tasa (mortalidad x unidad de tiempo)

Se relaciona con la pendiente de la curva de sobrevivencia p.e, en momentos más críticos el HR tiende a subir, en momentos menos críticos tiende a bajar

En el ejemplo no hay una tendencia clara (sube y baja)





OJOs!!

Tamaño de muestra para Tablas de Vida:

•Para obtener estimados confiables de las funciones de sobrevida, densidad de probabilidad y de riesgo el tamaño mínimo de muestra (eventos y censuras) recomendado dentro de cada intervalo es 30.

Periodo de estudio:

•Debe seleccionarse un periodo de longitud "razonable" (ni muy corto ni muy largo) según el evento analizado, de manera que se obtenga una proporción razonable de eventos-censuras

Proporción de individuos censurados:

•Debido a que no existe certeza sobre el verdadero tiempo de sobrevida de los individuos censurados, algunos autores recomiendan que el % de censurados no exceda del 40%





Supuestos del análisis de sobrevida No Paramétrico:

- •No hay cambio en métodos de diagnóstico, tratamientos o procedimientos de seguimiento durante el estudio
- •Los pacientes censurados experimentarían la misma distribución de consecuencias (eventos) que los que permanecen en el estudio
- •La censura es independiente de los tratamientos comparados (supuesto de censura NO informativa!)





Estimados Kaplan-Meier (Product-Limit)

Qué es?

Este método estima la función de sobrevivencia directamente para cada uno de los distintos tiempos de falla.

Ventaja sobre Tabla de vida:

Los estimados resultantes no dependen del número de intervalos que se definan

Nota:

En realidad el método de Producto-Límite y el de Tabla de Vida son idénticos si los intervalos de la Tabla se ajustaran para contener exactamente una observación.

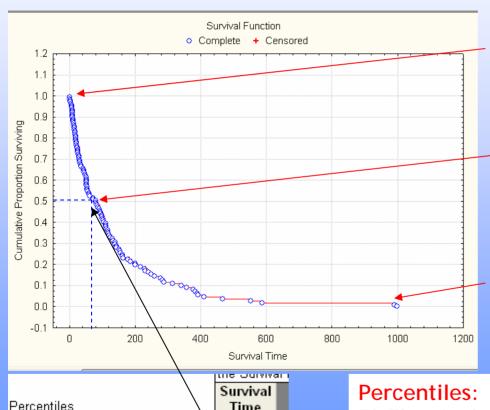
Cálculo:

Ver Ejemplo Excel y Statistica





Ejemplo Cáncer de Pulmón/ Curva Kaplan-Meier (Producto-Límite)



159,9050

principio el 100% de los individuos están vivos

individuos FΙ 50% de los sobrevive hasta aprox. los 80 días (ver tabla percentiles abajo)

Momento en que todos individuos de la población han muerto o han sido censurados (aprox. 1000 días)

Time 25'th percentile (lower quartile) 24 2500 80.0000 50'th percentile (median)

75'th percentile (upper quartile)

Ej El 50% de los individuos sobrevive hasta los 80 días (Mediana de expectativa de vida) ojo! Era 84 mediante Tablas de Vida





Comparaciones No Paramétricas de Funciones de Sobrevivencia en 2 muestras

La comparación de curvas de sobrevida en 2 grupos se puede hacer por métodos gráficos (kaplan meier) o por pruebas estadísticas

➤ La mayoría de las pruebas estadísticas para comparación de sobrevivencia en 2 grupos son de carácter NO-PARAMETRICO

Métodos No Paramétricos utilizados en STATISTICA:

Test de Wilcoxon test (Gehan)

Prueba F de Cox

Prueba Cox-Mantel

Log-rank

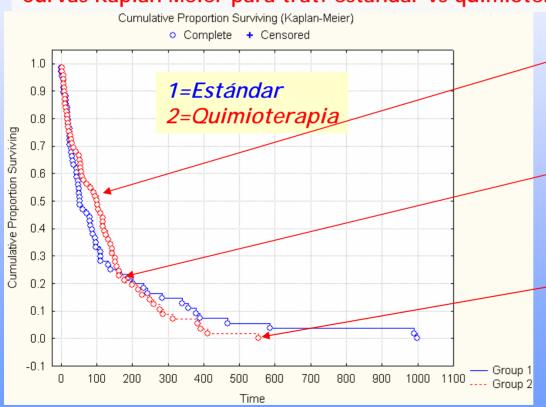
Peto & Peto

Todas estos métodos prueban la significancia estadística de las diferencias en sobrevivencia en 2 grupos.





Ejemplo Cáncer de Pulmón/ Curvas Kaplan Meier para trat. estándar vs quimioterapia



Al principio la sobrevivencia es mayor en el grupo bajo quimioterapia

A los 200 días la proporción de individuos sobrevivientes es aprox. igual en ambos tratamientos

Al final la proporción que sobrevive es similar individuos bajo quimioterapia mueren más rápido

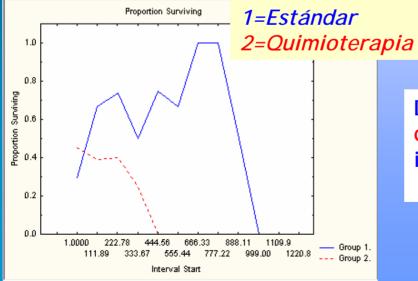
(sobrev = 0 en día 550)

Ejemplo Cáncer de Pulmón/ Comparación de 2 grupos; trat est(1) vs quimiot(2) Tablas de sobrevivencia por grupo y gráfico de prop. sobrev x grupo e intervalo

rado lonal encias Veterinarias Tropicales

UNIV	\mathbf{E}	æ	Ш)/	AD.	N	Į	40		VΔ	VI.
	0	n	S	т	Δ	R	Ŧ	C	Δ		

Ī		Life Table for Group 1 and Group 2 (An_Sob1b)													
ŀ				Group 2: (- 1									
	Lower	Group 1:	Group 2:	Group 1:	Group 2:	Group 1:	Group 2:	Group 1:	Group 2:	Group 1:	Group 2:				
۱	Limit	No.Enter	No.Enter	No.Cnsrd	No.Cnsrd	No.Dying	No.Dying	% Srwng	% Srwng	Cum.%.Sr	Cum. %. Sr				
ı	1.000000	68	69	3	3	47	37	29.3233	45.18518	100.0000	100.0000				
ı	111.8889	18	29	0	2	6	17	66.6667	39.28571	29.3233	45.1852				
	222.7778	12	10	1	0	3	6	73.9130	40.00000	19.5489	17.7513				
,	333.6667	8	4	0	0	4	3	50.0000	25.00000	14.4492	7.1005				
,	444.5555	4	1	0	0	1	1	75.0000	0.00000	7.2246	1.7751				
-	555.4445	3	0	0	0	1	0	66.6667	0.00000	5.4184	0.0000				
	666.3333	2	0	0	0	0	0	100.0000	0.00000	3.6123	0.0000				
	777.2222	2	0	0	0	0	0	100.0000	0.00000	3.6123	0.0000				
	888.1111	2	0	0	0	1	0	50.0000	0.00000	3.6123	0.0000				
t I	999.0000	1	0	0	0	1	0	0.0000	0.00000	1.8061	0.0000				



Distribución porcentual de los individuos que sobreviven en cada grupo para cada intervalo





Diferencias entre distintos TEST de comparación de 2 muestras

Cox's F-Test (An_Sob1b) T1 = 60.87314 T2 = 68.12685

F(128, 128) = 1.119161 p = (.26257)

Test statistic = -.977160 p **=** .3284**9**

|Cox-Mantel Test (An_Sob1b) |I = 30.41039 U = -.500197 |Test statistic = -.090705 p = .92773

Peto & Peto Wilcoxon Test (An_Sob1b) WWW = 3.1422 Sum = 45.085 Var = 11.353 Test statistic = .9325330 p = .35106 No existe un test apropiado para todas las siuaciones

Algunas recomendaciones:

➤ Prueba F tiende a ser más potente (menor error tipo II) que Gehan's Wilcoxon cuando:

- (1) Tamaños de muestra son pequeños (p.e., n por grupo <50)
- (2) Cuando las muestras siguen una distribución exponencial o Weibull
- (3) Cuando no hay observaciones censuradas.

➤ Cox Mantel y Log- rank son más poderosas que Gehan's Wilcoxon cuando las muestras provienen de una población que sigue una distribución exponencial o Weibull. En estos casos hay poca diferencia entre CoxMantel y Log Rank.

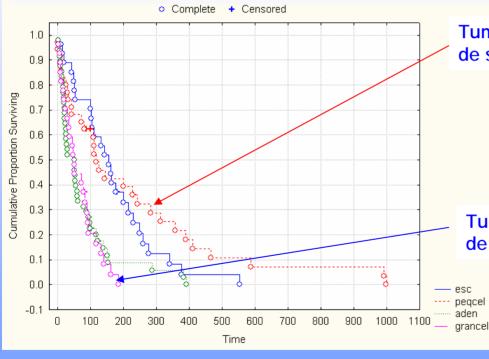
➤ Log-Rank es más poderoso que Wilcoxon para detectar diferencias tardías en la probabilidades de sobrevivencia, mientras que Gehan's Wilcoxon y Peto son más eficiente para detectar diferencias tempranas.

➤En el ejemplo los resultados de todas las pruebas llevan a la misma conclusión (no hay diferencias significativas entre grupos)





Ejemplo Cáncer de Pulmón/ Comparación gráficas de múltiples grupos Curvas Kaplan Meier según tipo de tumor



Tumores de células pequeñas tienen una curva de sobrevida más alta

Tumores de células grandes tienen una curva de sobrevida más baja





Ejemplo Cáncer de Pulmón/ Scores de sobrevida para comparación de múltiples grupos

	Summary	Summary statistics for each group (An_Sob1b)												
	Code for	Sum of	N.uncsrd	Percent	N.censrd	Percent	Total N							
Group	Group	Scores	4	uncensrd		censored								
esc	0 <u></u>	1085.00	26	96.29630	1	3.70370	27							
peqcel	1	890.00	31	88.57143	4	11.42857	35							
aden	2	1278.00	45	93.75000	3	6.25000	48							
grancel	3	-697.00	26	96.29630	1	3.70370	27							

Scores de sobrevida:

Los grupos con mayores scores son los que tienden a tener mayor sobrevivencia



Variables: dayssurv by cell (4 groups) (An_Sob1b)
Censoring var.: censoring (Censored cases are marked with +)
Chi² = 19.4405 df = 4 p = .00022

Prueba chi-cuadrado Indica que las diferencias en sobrevida entre grupos (tipos de tumor) son significativas.. pero... Cuáles grupos difieren? Opción: Hacer comparación por pares





Referencias

▶Para este curso:

Daniel, W. W. 2002. Bioestadística. Base para el análisis de las ciencias de la salud. Traduc. Por F. León Hernández. Edit. Limusa Wiley, México D.F. 908 p. Capítulo 12.8

Bull, K; Spiegelhalter, D. 1997. Tutorial in biostatistics. Survival analysis in observational studies. Statistics in Medicine, vol 16 1041-1074

***Este artículo condensa los 3 tipos de métodos

Noordhuizen et al. 1997. Application of quantitative methods in veterinary epidemiology. Cap. 7.

Assesing time-to-and event as an endpoint. Annotated guidelines for reporting statistical information. Reporting Survival Analysis. Chapter 9. (Solo No Paramétrico)

Altman, D. 1991. Practical statistics for medical research. Cap.13

➤Información adicional:

J.D.Kalbfleisch and R.L. Prentice (1980). The Statistical Analysis of Failure Time Data. John Wiley and Sons.

D.R. Cox and D. Oaks (1984). Analysis of Survival Data. Chapman and Hall, London.