

Aplicación de un modelo de simulación discreta para mejorar la productividad del proceso de producción en una empresa manufacturera

ORLANDO VÁSQUEZ ÁLVAREZ ¹
PEDRO PABLO ROSALES LÓPEZ ²

RECIBIDO: 03/10/2022 ACEPTADO: 03/03/2023 PUBLICADO: 31/07/2023

RESUMEN

En el presente artículo se elaboró un modelo de simulación para proponer y evaluar mejoras que incrementen la productividad del proceso de producción de una empresa manufacturera y, al mismo tiempo, ayuden a alcanzar los objetivos de la empresa, para lo cual se utilizó el software de simulación ProModel. El estudio inicia con la conceptualización del modelo, en donde se explica el funcionamiento del proceso de producción de la empresa y se detallan las transacciones empleadas en las operaciones. Luego, se presenta el *layout* del modelo con las diferentes locaciones, entidades y recursos que brinda el proceso de producción. Finalmente, se transcriben los resultados del modelo con los nuevos valores de las variables que intervienen en el proceso, los cuales son comparados con los actuales para obtener las conclusiones de mejora de productividad.

Palabras clave: simulación; ProModel; eventos discretos; productividad.

INTRODUCCIÓN

El uso de la simulación de sistemas para la solución de problemas de la vida real es cada vez más frecuente debido a la aparición de nuevas herramientas que tratan de perfeccionarlo hasta alcanzar un nivel de aceptación sorprendente. La simulación de sistemas de manufactura pretende comprender el funcionamiento del proceso de producción del negocio para presentar diversos escenarios que muestren las posibles mejoras, de este modo, se incrementa la productividad del proceso de producción, que es el objetivo del presente estudio de investigación.

Simulación de sistemas

Arnold y Osorio (1998) manifiestan que la teoría de sistemas se presenta como una forma sistemática y científica de aproximación y representación de la realidad. Por su parte, Naylor et al. (1991) manifiestan que la simulación de sistemas es una técnica numérica realizada en computadores digitales que requiere ciertos tipos de modelos lógico matemáticos para describir el comportamiento de un negocio o sistema económico o algunos de sus componentes durante periodos extensos de tiempo real. Además, Fishman (1978) afirma que la simulación de sistemas en una computadora proporciona un método para analizar el comportamiento de un sistema. La simulación de sistemas se aplica en todos los casos para aportar posibles soluciones a los problemas planteados.

Ingeniería de métodos

De acuerdo con Palacios (2016), la ingeniería de métodos incluye el estudio de los procesos de elaboración de productos, la prestación de servicios y el estudio de tiempos y movimientos. Asimismo, Niebel y Freivalds (2009) afirman que la ingeniería de métodos involucra el estudio en dos tiempos diferentes durante el desarrollo del producto. En primer lugar, los ingenieros de métodos son responsables del diseño y desarrollo de los centros de trabajo y, en segundo lugar, los mismos ingenieros

- 1 Ingeniero industrial por la Universidad Nacional Mayor de San Marcos (UNMSM). Actualmente, es consultor independiente (Lima, Perú).
Orcid: <https://orcid.org/0000-0003-3513-3463>
Autor de correspondencia: ovasal@gmail.com
- 2 Ingeniero industrial y doctor en Ingeniería Industrial por la UNMSM. Actualmente, es docente en la Facultad de Ingeniería Industrial de la UNMSM (Lima, Perú).
Orcid: <https://orcid.org/0000-0002-8115-6431>
E-mail: pprosalesl@gmail.com

deben estudiar continuamente estos centros de trabajo con el fin de encontrar mejores formas de fabricar los productos y perfeccionar su calidad. Por su parte, Sellie (2006) reitera que el estudio de tiempos es el procedimiento empleado para determinar el tiempo necesario que requiere un trabajador calificado para realizar una tarea específica a un ritmo normal de desempeño, conforme a un método específico. A partir de estas definiciones, se origina la premisa de que la aplicación de la ingeniería de métodos incrementa la productividad del proceso de producción de una empresa manufacturera.

Simulación de eventos discretos

Se han desarrollado investigaciones de simulación de eventos discretos a lo largo de la historia de la simulación de sistemas. Así tenemos que Cevallos et al. (2013) presentaron un modelo de simulación discreta para la industria de servicio automotriz en donde plantean una secuencia de pasos para desarrollar un modelo de simulación, ya que la mayoría de las empresas consideran la simulación como un elemento aislado de los modelos utilizados actualmente para resolver problemas y mejorarlos dentro del campo de fabricación. Se investigó la iniciativa de desarrollar un modelo que integre la simulación y los elementos centrales de la gestión de proyectos, tomando como base la experiencia lograda durante la implementación de los modelos de simulación discreta y diversas referencias teóricas consultadas previamente.

De manera similar, Jiménez y Gómez (2014) llevaron a cabo una investigación en donde se desarrolló un modelo de simulación para evaluar y recomendar mejoras en un centro de distribución de alimentos de consumo humano. La calidad del servicio que presta la empresa, el tiempo de respuesta en la recepción y el despacho y los costos de operación se utilizaron como indicadores para medir el desempeño del sistema. Se ejecutaron una serie de experimentos con el modelo, tales como la distribución en planta del almacén y algunos cambios en los procesos de recepción y despacho, con lo que se obtuvo una configuración que incrementa el rendimiento del sistema en estudio en aproximadamente 40%. Por su parte, Forero-Páez y Giraldo (2016) exponen los resultados que obtuvieron utilizando un modelo de simulación del proceso de fabricación de bicicletas en un curso de ingeniería industrial. Al interactuar con el modelo, los estudiantes aprenden sobre las principales relaciones causa-efecto de estos procesos. Esta interacción ocurre por intermedio de hojas electrónicas, por medio de las cuales el estudiante

asigna los valores determinísticos o aleatorios a un conjunto de variables de decisión (causas), que incluyen tiempos operativos, programa de compra de materia prima y programación de mantenimiento preventivo o correctivo que los estudiantes consideren apropiado para cumplir con un nivel definido de demanda de bicicletas y la utilización de la capacidad de producción (variables efecto).

Formulación del problema

¿En qué medida se incrementa la productividad de una empresa de manufactura con base en una simulación de eventos discretos?

Teniendo en consideración que el objetivo general expresa el problema de manera global que toda investigación pretende alcanzar, se requiere un planteamiento general del problema y la idea contenida en el título de la investigación. Según Merino et al. (2009), todo proyecto de investigación debe comenzar por la especificación de los objetivos. Por lo tanto, es necesario plantear el objetivo general como la solución al problema de baja productividad mediante la implementación de un modelo de simulación discreta para mejorar la productividad del proceso de producción de la empresa manufacturera.

El propósito de este estudio es aportar algunos conocimientos adquiridos para enriquecer la teoría ya existente; además, se pretende corroborar que la ingeniería de métodos, conjuntamente con la simulación de sistemas, puede ser utilizada como una herramienta para mejorar el proceso de producción que permita tomar decisiones sólidas para incrementar la productividad en un mercado cada vez más competitivo. En tal sentido, el objetivo propuesto en el presente trabajo de investigación es determinar en qué medida se incrementa la productividad de una empresa manufacturera con base en una simulación discreta. En cuanto a lo temporal, el estudio se realizó entre enero del 2018 y enero del 2019 y, en cuanto a lo espacial, la toma de muestras se realizó dentro de la planta en el proceso de producción de colchones de resortes.

METODOLOGÍA

Según Iglesias y Cortés (2004), la metodología es la ciencia que enseña cómo gestionar de forma eficaz un determinado proceso para conseguir los resultados deseados y su objetivo es proporcionar la estrategia a seguir durante el desarrollo del proceso. Entonces, es necesario aprovechar las ventajas que brinda la simulación de eventos discretos y utilizarla como una herramienta necesaria

que permita diseñar modelos de gestión a través de una serie de etapas sucesivas de todo el proceso de producción para, finalmente, alcanzar el resultado deseado. Esta será la base de una nueva estrategia a seguir en la toma de decisiones para alcanzar el objetivo trazado.

Según Hernández et al. (2014), la elaboración del diseño de la investigación representa el punto de encuentro entre las fases conceptuales del proceso de investigación, tales como la formulación del problema, el desarrollo de la perspectiva teórica y las hipótesis, y las fases subsiguientes, cuyo carácter es más funcional. El diseño del presente trabajo de investigación es preexperimental porque estudia el comportamiento de un grupo de tratamiento que es elegido al azar y se realiza una medición antes y después del estímulo. Asimismo, el nivel de investigación es de carácter explicativo porque explica los efectos que tienen variables relacionadas al efectuar algunas variaciones. El enfoque de investigación es de carácter cuantitativo porque emplea la recolección de datos para demostrar la validez de una hipótesis. La población está constituida por todos los procesos de la empresa, los cuales son analizados en el transcurso de la elaboración del trabajo de investigación, y la muestra está conformada por el proceso de producción de colchones de resortes de la empresa.

En cuanto a su interfaz, la estructura del modelo a simular utilizando el programa ProModel es también un factor determinante para la toma de decisiones. Es necesario mencionar los pasos a seguir durante la planeación de la simulación. En este

caso, al igual que en todos los modelos clásicos: se formula problema, se recolectan los datos, se formula el modelo, se construye el modelo y, finalmente, se analizan los resultados.

RESULTADOS

Recolección de datos

Para Hernández et al. (2014), la recolección de datos implica realizar un plan detallado de técnicas que conlleven a unificar datos con un propósito específico. Entonces, los datos obtenidos son el resultado de una serie de observaciones realizadas a lo largo de varios días, que fueron perfeccionadas con el objetivo de obtener los resultados esperados. Por su parte, Behar (2008) señala que la recolección de datos se refiere a la utilización de una gran variedad de técnicas y herramientas para desarrollar sistemas de información. En la Tabla 1, se presenta el tiempo observado en cada una de las estaciones del proceso de producción, después de haber realizado el muestreo de trabajo que indica que se debe realizar 12 observaciones.

El número de observaciones necesarias se determinó a partir de los 12 registros que figuran en la Tabla 1. En primer lugar, de los 12 ciclos anotados, se utilizaron, de manera preliminar, las primeras 10 mediciones realizadas a cada una de las estaciones de cada ciclo. Seguidamente, se totaliza los tiempos observados (TO), tal como aparecen en la Tabla 2. Luego, se determinan los rangos (R), restando del mayor el menor. A continuación, se halla el valor de S', considerando D

Tabla 1. Registro de observaciones reales en las estaciones de trabajo en segundos.

Ciclo	Estructurado	Perimetrado	Tapizado	Acolchado	Cerrado	Embolsado
1	330	184	216	216	186	132
2	324	190	225	222	192	126
3	372	184	210	228	150	144
4	366	190	216	222	186	132
5	330	184	180	216	180	126
6	318	220	228	213	198	132
7	360	190	180	228	186	138
8	366	220	210	210	192	144
9	372	226	216	180	180	132
10	360	184	228	222	198	126
11	327	218	222	222	186	132
12	333	214	219	219	180	126
Promedio	346.50	200.33	212.50	216.50	184.50	132.50

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 2. Resultados de los pasos de muestreo de trabajo.

Paso	Estructurado	Perimetrado	Tapizado	Acolchado	Cerrado	Embolsado
TO	3498	1972	2109	2157	1848	1332
TO ²	1 227 780	391 600	447 561	467 001	343 224	177 840
N	10	10	10	10	10	10
Max	372	226	228	228	198	144
Min	318	184	180	180	150	126
R	54	42	48	48	48	18
D	3.078	3.078	3.078	3.078	3.078	3.078
S' = R/d	17.5439	13.6452	15.5945	15.5945	15.5945	5.8480
TM	349.8	197.2	210.9	215.7	184.8	133.2
S'/TM	0.050	0.069	0.074	0.072	0.084	0.044

Fuente: Elaboración propia.

para 10 observaciones, $n = 10$, $D = 3.078$, como factor para determinar el valor de la desviación estándar. Posteriormente, se hallan los cocientes S'/TM y se determinó que el valor más alto correspondía al proceso de cerrado, tal como se observa en la Tabla 2.

A continuación, se calcula el valor de s para el proceso de cerrado, que es el elemento pivote, ya que tiene el mayor valor del cociente S'/TM . Se busca el valor que corresponde en la tabla t de Student. Para una muestra con las 10 observaciones preliminares y para corregir el sesgo y obtener una respuesta más precisa, se resta 1 del tamaño de la muestra. Entonces, utilizando $n-1=9$, con un error de 0.025, se obtiene el valor de t para $n = 9$ de la tabla de valores de la distribución t de Student y se determina que $t = 2.2622$. Al mismo tiempo, se considera $\alpha = (0.025 + 0.025) = 0.05$. Entonces se calcula el valor de s de la siguiente manera:

$$s = \sqrt{\frac{\sum TO^2 - (\sum TO)^2/n}{n-1}}$$

$$s = \sqrt{\frac{343\,224 - 3\,415\,104/10}{9}}$$

$$s = 13.80$$

Finalmente, se calcula el número de observaciones:

$$N = (ts/TMk)^2 = (2.2622 * 13.80 / 184.8 * 0.05)^2$$

$$N = 11.415, \text{ entonces } N = 12$$

Por lo tanto, es necesario sumar 2 observaciones adicionales a las 10 preliminares, que suman un total de 12 registros, los cuales se muestran en la Tabla 1.

Formulación del modelo

Una vez definido el problema y tras la recolección de datos, se pasó a planear el modelo que represente la esencia del proceso de producción de la empresa de manufactura. Shannon (1988) manifiesta que la simulación es el proceso de desarrollar un modelo de un sistema real y usar la experiencia pasada para entender el comportamiento del sistema o evaluar nuevas estrategias, dentro de las restricciones impuestas por un criterio específico o un conjunto de estándares para el buen funcionamiento del sistema formulado. Así pues, el modelo en estudio se centra básicamente en los sectores bien definidos dentro del proceso de producción de la empresa. En primer lugar, observamos la elaboración de los resortes que conforman la estructura del colchón, luego nos dirigimos a la máquina panelera que elabora los paneles, después seguimos con la sección de perimetrado, en donde se refuerzan los paneles. Posteriormente, el colchón es tapizado, acolchado, cerrado y, finalmente, embolsado.

Construcción del modelo

El modelo de un sistema real representa con exactitud al mundo real que se pretende modelar. La naturaleza de la construcción de un modelo radica en la simplificación. El modelado se realiza para mejorar el entendimiento de un aspecto del mundo real, así como para aclarar explícitamente el significado de las relaciones complejas que existen en la realidad. De acuerdo con García et al. (2006), ProModel se enfoca en los procesos de fabricación de uno o varios productos de ensamble y de fabricación, entre otros. A pesar de que se han omitido detalles mínimos de la realidad, que no alteran el resultado de la investigación, el modelo muestra exactamente la realidad en todos sus aspectos y

permite comprender las relaciones complejas existentes definidas como variables exógenas y endógenas; en consecuencia, los resultados obtenidos son completamente válidos gracias al esfuerzo desplegado en la elaboración del presente trabajo de investigación. En la Figura 1, se muestra el sistema de producción de la empresa en el programa de simulación ProModel. Las locaciones vienen a ser la representación física de las estaciones de trabajo a donde llegan y de donde salen las entidades que determina el proceso de producción. En el modelo las locaciones son Estructurado, Perimetrado, Tapizado, Acolchado, Cerrado y Embolsado. Las entidades son el total de lo que se está produciendo, es decir, la entidad es el colchón en las diferentes etapas de fabricación, así tenemos, por ejemplo, resortes, panel simple, panel reforzado, panel tapizado, panel acolchado, colchón cerrado y colchón embolsado. Los arribos de las entidades determinan su ingreso en el sistema; el modelo se inicia con el arribo de los resortes que, como se aprecia en la Figura 1, ingresan al sistema. También se puede notar que el modelo se encuentra limitado desde el arribo de los resortes al almacén de materia prima (Almacén MP) hasta el almacén de productos terminados (Almacén PT), donde llegan los colchones terminados.

Los procesos son el conjunto de operaciones que se suscitan en las locaciones, encausando los tiempos, recursos y demás ocurrencias relaciona-

das con las entidades. Las variables son contadores que nos ayudan a ver en tiempo real la cantidad de productos que se están procesando en un determinado momento. Por ejemplo, colchones totales, colchones rechazados, colchones estructurados, colchones perimetrados, colchones tapizados, colchones acolchados, colchones cerrados y colchones embolsados. Los recursos son los trabajadores que forman parte del sistema, como el estructurador, perimetrador, tapizador, acolchador, cerrador, embolsador, inspector y técnico. De acuerdo con los datos históricos ajustados en cada una de las locaciones, se determina la distribución de frecuencia para cada una de las estaciones de trabajo que mejor representa el modelo a simular, tal como se muestra en la Tabla 3.

Resultados de simulación

Con el fin de lograr los objetivos planteados, se presentan los resultados para el análisis respectivo, partiendo de la información recogida mediante técnicas utilizadas en la ingeniería de métodos. De forma similar a la conceptualización del modelo actual, se tomó como referencia a las locaciones como punto de partida. También se tuvo como principio el traslado de las entidades a través de las locaciones del proceso de producción. En la Tabla 4 se presentan los resultados de una corrida del modelo de simulación actual expresado en segundos.

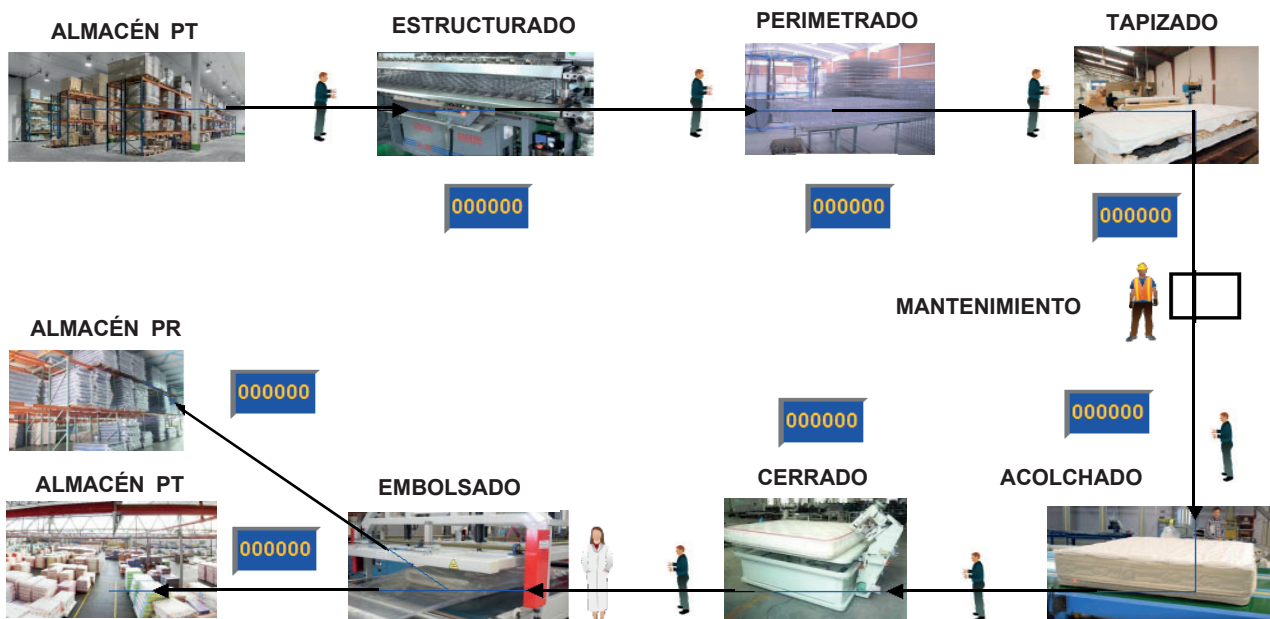


Figura 1. Diagrama del proceso actual.

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 3. Distribución estadística de procesos del modelo actual.

Número	Estación de trabajo	Distribución
1	Estructurado	Normal(347, 20.1)
2	Perimetrado	Normal(201, 17.3)
3	Tapizado	Normal(213, 15.6)
4	Acolchado	Normal(217, 12.2)
5	Cerrado	Normal(185, 12)
6	Embolsado	Normal(133, 6.22)

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 4. Resultados de la ejecución del modelo actual.

Nombre	Tiempo (min.)	Capacidad	Total entradas	Tiempo por entrada promedio	Contenido promedio	Contenido máximo	Contenido actual	Utilización (%)
Almacén MP	12 480.00	5000.00	1757.00	520.13	1.22	6.00	3.00	0.02
Estructurado	12 480.00	1.00	1753.00	349.82	0.82	1.00	0.00	81.90
Perimetrado	12 480.00	1.00	1753.00	197.67	0.46	1.00	0.00	46.28
Tapizado	12 480.00	1.00	1753.00	216.58	0.51	1.00	1.00	50.70
Acolchado	12 480.00	1.00	1752.00	225.33	0.53	1.00	1.00	52.72
Cerrado	12 480.00	1.00	1751.00	187.47	0.44	1.00	0.00	43.84
Embolsado	12 480.00	1.00	1751.00	132.97	0.31	1.00	0.00	31.09
Almacén PT	12 480.00	5000.00	1712.00	21.87	0.05	1.00	0.00	0.00

Fuente: Elaboración propia.

Una vez que los datos del modelo se encontraban funcionando de manera normal, se compararon los datos reales con los datos de los resultados obtenidos del modelo actual (Tabla 7). En la Figura 2, se observa la similitud de los datos, lo que indica que el modelo se encuentra dentro de los rangos de aceptación, como se verificó con una prueba estadística t de Student. En primer lugar, se determina si los datos tienen un comportamiento normal, considerando la siguiente hipótesis estadística y su regla de decisión.

H_0 : Los datos analizados tienen un comportamiento normal.

H_a : Los datos analizados no tienen un comportamiento normal.

Regla de decisión: Si $p \geq 0.05$, se acepta H_0 .
Si $p < 0.05$, se acepta H_a .

De acuerdo con la Tabla 5, $p > 0.05$, por lo que se acepta H_0 . Esto indica que los datos tienen un comportamiento normal. Posteriormente, se realiza la prueba t de Student considerando la siguiente hipótesis estadística con su regla de decisión.

H_0 : No hay diferencia significativa entre las medias de los datos reales y de ProModel.

H_a : Existe diferencia significativa entre las medias de los datos reales y de ProModel.

Regla de decisión: Si $p > 0.05$, se acepta H_0 .
Si $p \leq 0.05$, se acepta H_a .

De los resultados de la Tabla 6 se concluye que $p > 0.05$; por lo tanto, se acepta H_0 . No hay diferencia significativa entre las medias de los datos reales y los de ProModel.

De la Tabla 8, se toman las primeras 20 respuestas del modelo actual para el cálculo del número de réplicas necesarias del modelo como prueba piloto. De acuerdo con los resultados para determinar el tamaño de la muestra, son necesarias 21 réplicas para validar el modelo estadísticamente. Para ello, primero, fue necesario determinar este número de respuestas de las réplicas mediante el método clásico, de acuerdo con la fórmula tomada de Tamashiro y Yacarini (2018).

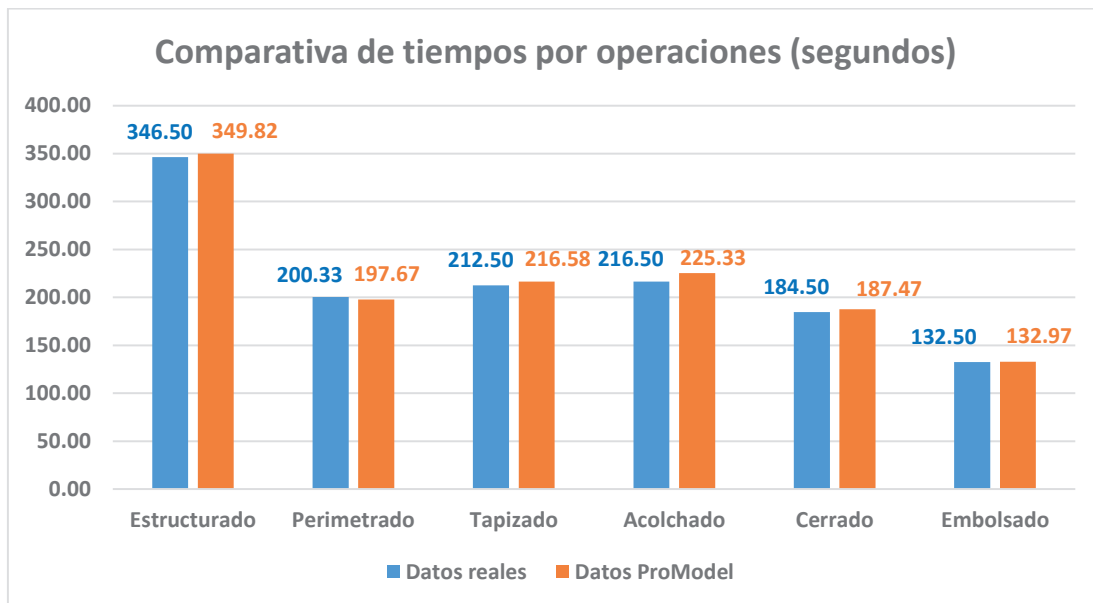


Figura 2. Comparación de tiempos por operaciones

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 5. Resultado de prueba de normalidad de datos reales y simulación.

	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
	Estadístico	gl	Sig.	Estadístico	gl	Sig.
Datos_Reales	.328	6	.043	.863	6	.201
Datos_Promodel	.295	6	.113	.885	6	.294

a. Corrección de significación de Lilliefors.

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 6. Resultado de prueba t de Student de datos reales y simulación.

Prueba de muestras emparejadas									
		Diferencias emparejadas					t	gl	Sig. (bilateral)
		Media	Desv. estándar	Media de error estándar	95% de intervalo de confianza de la diferencia				
					Inferior	Superior			
Par 1	Datos_Reales - Datos_Promodel	-2.83500	3.83489	1.56559	-6.85947	1.18947	-1.811	5	.130

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 7. Comparación de datos reales con datos de simulación.

Estación	Datos reales (segundos)	Datos ProModel (segundos)
Estructurado	346.50	349.82
Perimetrado	200.33	197.67
Tapizado	212.50	216.58
Acolchado	216.50	225.33
Cerrado	184.50	187.47
Embolsado	132.50	132.97

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 8. Resultado de las réplicas del modelo actual.

Réplicas	Tiempo disponible (H)	Colchones terminados	Colchones rechazados	Colchones por hora
1	208	1712	39	8.231
2	208	1696	44	8.154
3	208	1690	44	8.125
4	208	1688	43	8.115
5	208	1688	43	8.115
6	208	1688	42	8.115
7	208	1691	42	8.130
8	208	1693	42	8.139
9	208	1692	42	8.135
10	208	1691	42	8.130
11	208	1691	41	8.130
12	208	1691	41	8.130
13	208	1692	41	8.135
14	208	1692	42	8.135
15	208	1693	41	8.139
16	208	1693	41	8.139
17	208	1692	41	8.135
18	208	1692	42	8.135
19	208	1692	42	8.135
20	208	1692	42	8.135
21	208	1692	43	8.135
22	208	1692	43	8.135
23	208	1692	43	8.135
24	208	1692	43	8.135
25	208	1692	43	8.135
26	208	1691	44	8.130
27	208	1691	44	8.130
28	208	1691	44	8.130
29	208	1691	44	8.130
30	208	1691	44	8.130

Fuente: Elaboración propia.

$$N = \left(\frac{t_{n-1, 1-\alpha/2}}{e} * s(n) \right)^2$$

$$e = \frac{t_{n-1, 1-\alpha/2}}{\sqrt{n}} * s(n)$$

Donde:

N : Número de réplicas

n : Tamaño de la muestra

$t_{n-1, 1-\alpha/2}$: Valor crítico de la distribución t de Student

α : Nivel de significancia

s(n) : Desviación estándar de la muestra

e : Error entre la media poblacional y la media muestral

Para conocer el error absoluto de la muestra se utilizó la siguiente fórmula:

A partir de estos datos fue posible analizar el comportamiento de las réplicas y conocer el número necesario de estas respuestas para validar el modelo. En primer lugar, se determinó una media muestral de 1692.45 y una desviación muestral de 4.978. Esta información permitió calcular el error de la muestra.

$$e = 2.093 * 4.978 / \sqrt{20} = 2.33$$

Luego, se calculó el número de réplicas considerando el error de la muestra de 2.33, con un 95 % de confianza.

$$N = \left(\frac{2.093}{2.33} * 4.978 \right)^2 = 20.0008$$

Con este resultado se pudo corroborar que 21 réplicas son suficientes para validar la simulación del modelo actual. Para un mejor estudio, en la Tabla 8, se muestran 30 réplicas del modelo actual; en la Figura 3, se muestra el diagrama de estabilidad de estas réplicas, que muestra la tendencia a un valor fijo.

De acuerdo con los resultados obtenidos, se observó que existe un cuello de botella en el área de Estructurado. Por tanto, se optó por crear un modelo agregando una nueva máquina de estructurado a la línea, con algunas otras mejoras que se muestran en la Tabla 9.

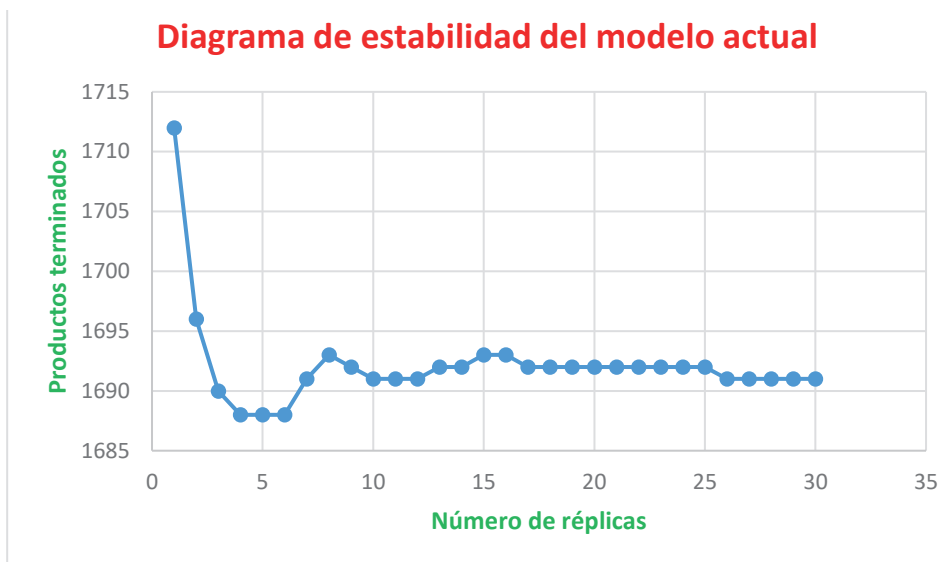


Figura 3. Diagrama de estabilidad del modelo actual

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 9. Oportunidades de mejora.

Estación	Situación actual	Oportunidad de mejora
Estructurado	El trabajador tiene que revisar los resortes que va a utilizar.	Los resortes vienen listos para ser empalmados. Tiempo improductivo: 25 s.
	Los resortes salen de la máquina resortera hacia una banda lateral.	Los resortes tienen que estar cerca de la estación de trabajo. Tiempo improductivo: 9 s.
Perimetrado	Los paneles son revisados por el trabajador en la estación de trabajo.	Los paneles son reforzados y quedan listos para su tapizado. Tiempo improductivo: 22 s.
	Los paneles están ubicados en los almacenes de productos en proceso.	Los paneles deben estar cerca de la estación de trabajo. Tiempo improductivo: 9 s.
Tapizado	Los paneles perimetrados son traídos de los almacenes de productos en proceso.	Los paneles deben estar ubicados cerca de la estación. Tiempo improductivo: 11s.
	El tapiz viene en tamaños diferentes.	El tamaño del tapiz tiene que ser exacto a la orden. Tiempo improductivo: 34 s.
Acolchado	Los paneles tapizados son traídos del almacén de productos en procesos.	Los paneles deben estar cerca de la estación de trabajo. Tiempo improductivo: 10 s.
	El tamaño del material acolchado excede la medida que se está trabajando.	La espuma tiene que ser cortada previamente a la medida exacta. Tiempo improductivo: 36 s.
Cerrado	Los paneles acolchados se encuentran en el almacén de productos en proceso.	Los materiales deben estar cerca de la estación de trabajo. Tiempo improductivo: 8 s.
	La funda viene separada de la parte superior y la costura sin preparar.	Todos los materiales deben estar listos para ser cerrados. Tiempo improductivo: 12 s.
Embolsado	Los colchones son traídos desde el almacén de productos en proceso.	Los materiales deben estar cerca y listos para ser embolsados. Tiempo improductivo: 5 s.
	El plástico es cortado con excesos al tamaño del colchón.	El plástico debe cortarse con las medidas exactas. Tiempo improductivo: 15s.

Fuente: Elaboración propia con los datos de la empresa.

En el modelo mejorado de la Figura 4, se tuvo como principio el traslado de las entidades a través de las locaciones. Se presentó una máquina panelera en paralelo para agilizar el flujo de la línea de producción. Asimismo, se aplicaron todas las mejoras resumidas en la Tabla 9, por lo que los tiempos de las estaciones se redujeron considerablemente. Además, los tiempos de transporte en el modelo actual se dieron de acuerdo a la distancia que había desde la estación hasta el almacén de productos en proceso. En este modelo, en donde el flujo es continuo, los tiempos de las distancias ya están incluidas en los tiempos de ciclo, pero se considera un tiempo promedio de 10 segundos para tomar el producto en las estaciones y terminar su proceso. Se usó la distribución normal, adaptada al modelo propuesto como muestra la Tabla 10. Luego, en la

Tabla 11, se presentan los resultados de la ejecución del modelo mejorado.

De la Tabla 12, se toman las primeras 20 respuestas de las corridas para el cálculo del número de réplicas necesarias del modelo mejorado como prueba piloto para determinar el tamaño de la muestra. Para ello, fue necesario determinar el número de respuestas de las réplicas mediante el método clásico con la fórmula del modelo anterior. El error absoluto de la muestra se determinó con la misma fórmula que en el caso anterior. Con estos datos se pudo conocer el número necesario de estas respuestas para validar el modelo estadísticamente. Además, se determinó la desviación muestral que se calculó en 7.4544 y con esta información se calculó el error de la muestra.

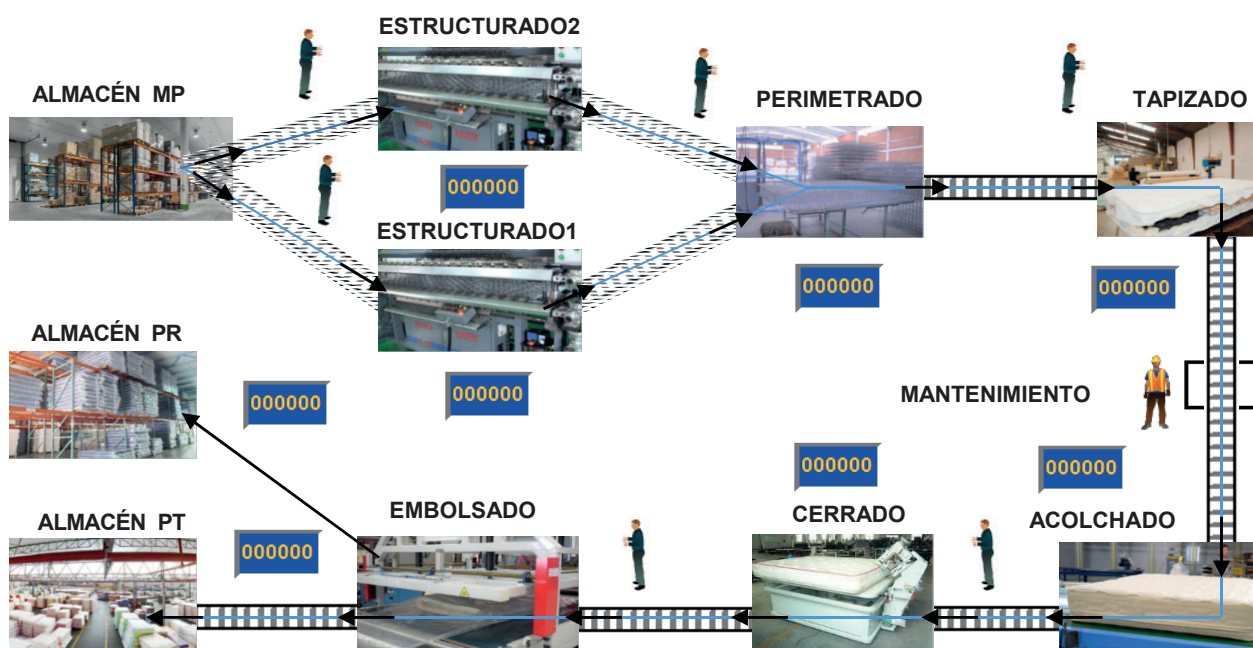


Figura 4. Modelo de simulación propuesto.

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 10. Distribución estadística del modelo mejorado.

Número	Estación de trabajo	Distribución
1	Estructurado	Normal(322, 20.1)
2	Perimetrado	Normal(178, 16.6)
3	Tapizado	Normal(179, 15.6)
4	Acolchado	Normal(181, 12.2)
5	Cerrado	Normal(173, 12)
6	Embolsado	Normal(118, 6.22)

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 11. Resultados de simulación de modelo mejorado.

Nombre	Tiempo programado (min.)	Capacidad	Total entradas	Tiempo por entrada promedio	Contenido promedio	Contenido máximo	Contenido actual	Utilización (%)
Almacén MP	12 480.00	5000.00	3466.00	16.38	0.08	4.00	0.00	0.00
Estructurado1	12 480.00	1.00	1726.00	328.09	0.76	1.00	1.00	75.63
Estructurado2	12 480.00	1.00	1739.00	328.59	0.76	1.00	0.00	76.31
Perimetrado	12 480.00	1.00	3462.00	182.68	0.84	1.00	1.00	84.46
Tapizado	12 480.00	1.00	3460.00	187.48	0.87	1.00	1.00	86.63
Acolchado	12 480.00	1.00	3458.00	182.12	0.84	1.00	1.00	84.10
Cerrado	12 480.00	1.00	3457.00	174.48	0.81	1.00	1.00	84.55
Embolsado	12 480.00	1.00	3456.00	118.05	0.54	1.00	1.00	54.49
Almacén PT	12 480.00	5000.00	3373.00	10.00	0.05	1.00	0.00	0.00

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 12. Resultado de las réplicas del modelo propuesto.

Réplicas	Tiempo disponible	Colchones terminados	Colchones rechazados	Colchones por hora
1	208	3373	82	16.216
2	208	3398	81	16.337
3	208	3397	83	16.332
4	208	3396	83	16.327
5	208	3388	84	16.288
6	208	3386	87	16.279
7	208	3385	87	16.274
8	208	3383	89	16.264
9	208	3382	89	16.260
10	208	3380	91	16.250
11	208	3379	91	16.245
12	208	3380	91	16.250
13	208	3378	91	16.240
14	208	3375	91	16.226
15	208	3376	91	16.231
16	208	3376	90	16.231
17	208	3378	90	16.240
18	208	3377	91	16.236
19	208	3377	90	16.236
20	208	3378	90	16.240
21	208	3378	89	16.240
22	208	3378	90	16.240
23	208	3378	90	16.240
24	208	3379	90	16.245
25	208	3379	90	16.245
26	208	3379	90	16.245
27	208	3379	90	16.245
28	208	3379	89	16.245
29	208	3378	89	16.240
30	208	3379	89	16.245

Fuente: Elaboración propia.

$$e = 2.093 * 7.4544 / \sqrt{20} = 3.4887$$

A continuación, se calculó el número de réplicas, considerando el error de la muestra el valor de 3.4887, con un 95 % de confianza.

$$N = \left(\frac{2.093}{3.4887} * 4.978 \right)^2 = 20.000$$

Con este resultado se pudo corroborar que 20 réplicas son suficientes para validar la simulación del modelo. Para un mejor estudio, en la Tabla 12, se muestra 30 réplicas del modelo mejorado; en la figura 5, se muestra el diagrama de estabilidad de estas réplicas, que muestra la tendencia a un valor fijo.

Además, se observó que el modelo tiene un comportamiento desordenado al inicio de las réplicas. Luego, los resultados esperados tienen una tendencia a la baja, pero conforme se siguen incrementando las réplicas, el modelo se estabiliza en un valor fijo.

Para Gutiérrez (2010), la productividad está relacionada con los resultados que se obtienen en un proceso o un sistema. Para el cálculo de la productividad con el método actual, los resultados se presentan de acuerdo a la siguiente fórmula.

$$\text{Índice de Productividad} = \text{Producción/Recursos}$$

$$\begin{aligned} \text{Índice de Productividad} &= 1712 \text{ colchones}/208 \text{ ho-} \\ &= 8.230 \text{ colchones/hora} \end{aligned}$$

Para el cálculo de la productividad con el método propuesto, se utilizó la misma fórmula anterior y se obtuvieron los resultados que se muestra a continuación.

$$\begin{aligned} \text{Índice de Productividad} &= 3373 \text{ colchones}/208 \text{ ho-} \\ &= 16.216 \text{ colchones/hora} \end{aligned}$$

De los resultados anteriores, se puede observar un incremento de la productividad de 97.02% con el método propuesto.

Se realizó el análisis estadístico para ratificar la validez del modelo. En la Tabla 13, se muestran 30 réplicas antes de la mejora y 30 con el método propuesto para contrastar la hipótesis.

Con los datos de la Tabla 13 se realiza la prueba de normalidad, considerando la siguiente hipótesis estadística con su regla de decisión:

H_0 : Los datos analizados tienen un comportamiento normal.

H_a : Los datos analizados no tienen un comportamiento normal.

Regla de decisión:

Si $p > 0.05$, se acepta H_0 . Si $p \leq 0.05$, se acepta H_a .

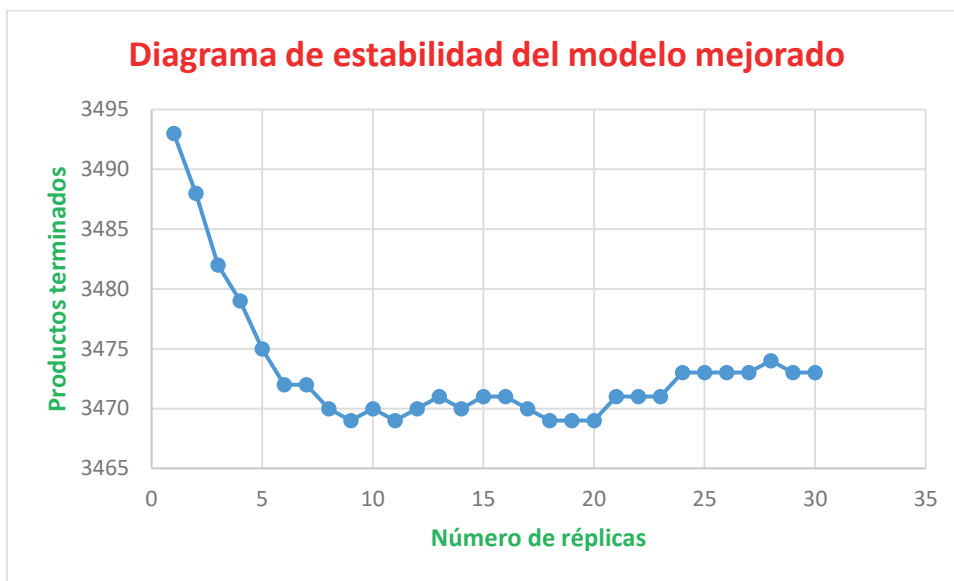


Figura 5. Diagrama de estabilidad del modelo propuesto.

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 13. Productividad antes y después mediante modelo de simulación.

Réplicas	Tiempo disponible (H)	Antes		Después	
		Colchones terminados	Colchones por hora	Colchones terminados	Colchones por hora
1	208	1712	8.231	3373	16.216
2	208	1696	8.154	3398	16.337
3	208	1690	8.125	3397	16.332
4	208	1688	8.115	3396	16.327
5	208	1688	8.115	3388	16.288
6	208	1688	8.115	3386	16.279
7	208	1691	8.130	3385	16.274
8	208	1693	8.139	3383	16.264
9	208	1692	8.135	3382	16.260
10	208	1691	8.130	3380	16.250
11	208	1691	8.130	3379	16.245
12	208	1691	8.130	3380	16.250
13	208	1692	8.135	3378	16.240
14	208	1692	8.135	3375	16.226
15	208	1693	8.139	3376	16.231
16	208	1693	8.139	3376	16.231
17	208	1692	8.135	3378	16.240
18	208	1692	8.135	3377	16.236
19	208	1692	8.135	3377	16.236
20	208	1692	8.135	3378	16.240
21	208	1692	8.135	3378	16.240
22	208	1692	8.135	3378	16.240
23	208	1692	8.135	3378	16.240
24	208	1692	8.135	3379	16.245
25	208	1692	8.135	3379	16.245
26	208	1691	8.130	3379	16.245
27	208	1691	8.130	3379	16.245
28	208	1691	8.130	3379	16.245
29	208	1691	8.130	3378	16.240
30	208	1691	8.130	3379	16.245

Fuente: Elaboración propia.

De acuerdo con los resultados de la Tabla 14, se observa que $p < 0.05$ y no se acepta la hipótesis nula (H_0); por lo tanto, los datos no tienen un comportamiento normal. En consecuencia, se debe usar un estadístico no paramétrico para contrastar la hipótesis. En este caso se usó la prueba de Wilcoxon. Para la prueba de los rangos de Wilcoxon, se presentan las hipótesis estadísticas y su regla de decisión.

H_0 . La implementación de la ingeniería de métodos no mejora la productividad del proceso de producción de una empresa manufacturera.

H_a . La implementación de la ingeniería de métodos mejora la productividad del proceso de producción de una empresa manufacturera.

Regla de decisión: Si $p > 0.05$, se acepta H_0 . Si $p \leq 0.05$, se acepta H_a .

En la Tabla 15, se observa que la comparación entre las medias y mediana de la productividad antes es menor que la media y mediana de la productividad después. Pero, la regla de decisión afirma que cuando el p -valor es menor o igual a 0.05, se rechaza la H_0 y se acepta la H_a . Esto puede ser corroborado con los estadísticos de prueba de Wilcoxon.

De los resultados de la Tabla 16, se concluye que $p < 0.05$; por lo tanto, se rechaza la hipótesis nula (H_0). Es decir, las muestras corresponden a poblaciones diferentes, en este caso, la segunda muestra corresponde a una mejora en la producción mediante la aplicación de técnicas y metodologías de

Tabla 14. Resultado de la prueba de normalidad.

Pruebas de normalidad

	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
	Estadístico	Gl	Sig.	Estadístico	gl	Sig.
Productividad_Métodos_Antes	.360	30	.000	.501	30	.000
Productividad_Métodos_Despues	.291	30	.000	.756	30	.000

a. Corrección de significación de Lilliefors.

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 15. Estadística descriptiva de la productividad considerando las mejoras de ingeniería de métodos.

Descriptivos					
	Media	Mediana	Desviación	Mínimo	Máximo
Productividad_Métodos_Antes	8.13540	8.13500	.019604	8.115	8.231
Productividad_Métodos_Despues	16.25440	16.24500	.030240	16.216	16.337

Fuente: Elaboración propia.

Tabla 16. Estadísticos de prueba de Wilcoxon considerando las mejoras de ingeniería de métodos.

Estadísticos de prueba ^a	
	Productividad_Métodos_Despues - Productividad_Métodos_Antes
Z	-4.790 ^b
Sig. asintótica (bilateral)	.000

a. Prueba de rangos con signo de Wilcoxon.

b. Se basa en rangos negativos.

Fuente: Elaboración propia.

la ingeniería de métodos. La implementación de la ingeniería de métodos mejora la productividad del proceso de producción de una empresa manufacturera.

DISCUSIÓN

En la validación del modelo ingeniería de métodos se mostró una gran similitud en la comparación de resultados. Dado que no existe una diferencia significativa entre las medias de los datos reales con los datos de los resultados de la simulación, el acercamiento y la representación de la realidad se encuentra dentro de los rangos de aceptación. Esto se ratifica mediante el análisis estadístico que se hizo en la comparación de rangos entre la «productividad antes» y la «productividad después». Se demostró que las muestras vienen de poblaciones diferentes y que la segunda corresponde a una mejora de la producción mediante la aplicación de técnicas de ingeniería de métodos, con la que se consigue una mejora de hasta 97.02% de incremento de la productividad. Estos resultados coinciden con los de Arnold y Osorio (1998),

quienes manifiestan que los modelos de sistemas se presentan como una forma sistemática y científica de aproximación y representación de la realidad. Además, los resultados de incremento de productividad coinciden con los obtenidos por Jiménez y Gómez (2014), quienes afirman que la implementación de un modelo de simulación para evaluar y recomendar mejoras en un centro de distribución de alimentos de consumo humano incrementó en un aproximadamente un 40% aproximadamente el rendimiento del sistema en estudio.

CONCLUSIONES

1. De los resultados obtenidos se desprende que con la aplicación de un modelo de simulación discreta se puede mejorar la productividad del proceso de producción en la empresa manufacturera objeto de estudio en un 97.02%.
2. Al comparar los tiempos de las operaciones de los datos observados y los datos obtenidos del programa de simulación, se observa una gran similitud. Al ser comprobados mediante una

prueba estadística, se verifica que no existe diferencia significativa entre las medias de los datos observados y los datos proporcionados por ProModel. Por lo tanto, los resultados obtenidos representan adecuadamente el proceso de producción de la empresa.

3. Para validar el modelo de simulación propuesto del proceso de producción de la empresa, fue necesario estudiar el comportamiento de las réplicas. Se determinó que 20 réplicas son suficientes para validar el modelo.

REFERENCIAS

- [1] Arnold, M., y Osorio, F. (1998). Introducción a los conceptos básicos de la Teoría General de Sistemas. *Cinta Moebio. Revista de Epistemología de Ciencias Sociales*, (3), 40-49.
- [2] Behar Rivero, D. S. (2008). *Metodología de la investigación*. Praia, Cabo Verde: Shalom.
- [3] Cevallos Carrillos, J. A., Fernández Ledesmo, J. D., y Restrepo Núñez, E. D. (2013). Aplicación de un modelo de simulación discreta en el sector del servicio automotor. *Revista Ingeniería Industrial*, 1(1), 51-61. <https://repository.upb.edu.co/handle/20.500.11912/6489>
- [4] Fishman, G. S. (1978). *Conceptos y Métodos en la simulación de eventos discretos*. México: Limusa Wiley.
- [5] Forero-Páez, Y., y Giraldo, J. A. (2016). Simulación de un Proceso de Fabricación de Bicicletas. Aplicación Didáctica en la Enseñanza de la Ingeniería Industrial. *Formación Universitaria*, 9(3), 39-50.
- [6] García Dunna, E., García Reyes, H., y Cárdenas Barrón, L. E. (2006). *Simulación y Análisis de Sistemas con Promodel*. Naucalpán de Juárez, México: Pearson Educación.
- [7] Gutiérrez Pulido, H. (2010). *Calidad total y Productividad*. México D. F., México: McGraw-Hill.
- [8] Hernández Sampieri, R., Fernández Collado, C., y Baptista Lucio, P. (2014). *Metodología de la Investigación*. México D.F., México: McGraw Hill.
- [9] Iglesias León, M., y Cortés Cortés, M. E. (2004). *Generalidades sobre Metodología de la Investigación*. Campeche, México: Universidad Autónoma del Carmen.
- [10] Jiménez, M., y Gómez, E. (2014). Mejoras en un centro de distribución mediante la simulación de eventos discretos. *Industrial Data*. 17(2), 143-148.
- [11] Sellie, C. N. (2006). Estudios de tiempos con cronómetro. En Maynard, M., y Hodson, W. (Eds.), *Manual del Ingeniero Industrial* (pp. 4.13-4.38). México D. F., México: McGraw Hill.
- [12] Merino, A., Acebes, L. F., Mazaeda, R., y De Prada, C. (2009). Modelado y Simulación del Proceso de Producción del Azúcar. *Revista Iberoamericana de Automática e Informática Industrial (RIAI)*, 6(3), 21-31.
- [13] Naylor, T., Balintfi, J., Burdick, D., y Chu, K. (1991). *Técnicas de simulación en computadoras*. México D. F., México: Limusa.
- [14] Niebel, B. W., y Freivalds, A. (2009). *Ingeniería Industrial. Métodos, Estándares y Diseño del Trabajo*. México D. F., México: McGraw Hill.
- [15] Palacios Acero, L. C. (2016). *Ingeniería de Métodos. Movimientos y Tiempos*. Bogotá, Colombia: ECOE Ediciones.
- [16] Shannon, R. E. (1988). *Simulación de Sistemas*. Ciudad de México, México: Trillas.
- [17] Tamashiro Tamashiro, E., y Yacarini Vadillo, C. J. (2018). *Propuesta de mejora de la productividad mediante la aplicación de la metodología de Manufactura Esbelta en el área de producción de una fábrica de calzados para damas*. (Tesis de grado). Universidad Peruana de Ciencias Aplicadas, Lima.