UNIVERSIDAD NACIONAL DELALTIPLANO

Ingeniería Estadística e Informática

INVENTARIOS CON JULIA









♀ EOQ • Descuentos • Probabilísticos • Optimización

Implementación Computacional con Lenguaje Julia



Etzel Yuliza Peralta López

Material de Estudio Computacional con Julia

≣ CONTENIDO DEL CAPÍTULO

Índice general

| 1. Inve | entarios con Julia | 3 |
|---------|--|----|
| 1.1. | Configuración del Entorno Julia | 3 |
| 1.2. | Modelo EOQ Básico | 4 |
| | 1.2.1. Ejercicio Resuelto: EOQ con Pedidos Retrasados | 4 |
| 1.3. | Modelo de Lote de Producción | 6 |
| | 1.3.1. Comparación: EOQ vs Lote de Producción | 7 |
| 1.4. | Modelo con Tiempo de Entrega | 8 |
| 1.5. | Modelo con Descuentos por Cantidad | 9 |
| 1.6. | Modelos Probabilísticos | 11 |
| | 1.6.1. Modelo Probabilístico de Chicago Cheese | 12 |
| 1.7. | Modelo de Producción con Pedidos Atrasados | 13 |
| | 1.7.1. Ejercicio Resuelto: Empresa Ladrillera | 15 |
| 1.8. | Modelo EOQ con Desabastecimientos Planeados | 16 |
| | 1.8.1. Ejercicio Resuelto: Producto con Escasez Planeada | 18 |
| 1.9. | Modelo de Revisión Periódica (R,S) | 20 |
| | 1.9.1. Ejercicio Resuelto: Producto con Revisión Periódica | 22 |
| 1.10 | . Modelo con Demanda Normal | 24 |
| 1.11 | . Visualización de Resultados | 25 |
| 1.12 | . Funciones de Utilidad y Herramientas | 28 |
| 1.13 | . Conclusiones y Mejores Prácticas | 30 |

Capítulo 1

Inventarios con Julia

i INTRODUCCIÓN

Los modelos de inventarios constituyen una herramienta fundamental en la gestión empresarial moderna. En este capítulo implementaremos estos modelos utilizando el lenguaje de programación Julia, que ofrece excelente rendimiento para cálculos matemáticos y optimización.

Julia combina la facilidad de uso de Python con la velocidad de C++, siendo ideal para resolver problemas complejos de optimización en inventarios.

1.1. Configuración del Entorno Julia

Instalacion de paquetes necesarios using Pkg Pkg.add(["Optim", "Distributions", "Plots", "DataFrames", "Printf"]) # Importar librerias using Optim using Distributions using Plots using Plots using DataFrames using Printf using Statistics

1.2. Modelo EOQ Básico

¶ IMPLEMENTACIÓN EOQ

```
Modelo EOQ (Economic Order Quantity) basico
Parametros:
- D: Demanda anual
- S: Costo de pedido por orden
- H: Costo de almacenamiento por unidad por ñao
function eoq_basic(D, S, H)
Q_star = sqrt(2 * D * S / H)
total\_cost = sqrt(2 * D * S * H)
orders_per_year = D / Q_star
time_between_orders = Q_star / D * 365 # dias
return (
Q_{star} = Q_{star}
total_cost = total_cost,
orders_per_year = orders_per_year,
time_between_orders = time_between_orders
)
end
# Funcion para mostrar resultados
function print_eoq_results(result, title="Resultados EOQ")
println("="^50)
println(title)
println("="^50)
@printf("Cantidad optima (Q*): %.2f unidades\n",
result.Q_star)
@printf("Costo total anual: \$%.2f\n",
result.total_cost)
@printf("Pedidos por ñao: %.2f\n",
result.orders_per_year)
@printf("Tiempo entre pedidos: %.2f dias\n",
result.time_between_orders)
println("="^50)
end
```

1.2.1. Ejercicio Resuelto: EOQ con Pedidos Retrasados

* PROBLEMA

Clínica de Optometría: Una clínica vende 10,000 monturas anuales. El proveedor cobra \$15 por unidad, con costo de pedido de \$50. El costo de déficit es \$15 por montura/año. El costo de retención anual es $30\,\%$ del costo de compra.

SOLUCIÓN EN JULIA

```
EOQ con pedidos retrasados (backorders permitidos)
Parametros adicionales:
- B: Costo de deficit por unidad por ñao
function eoq_backorders(D, S, H, B)
# Cantidad optima con backorders
Q_star = sqrt(2 * D * S / H) * sqrt((H + B) / B)
# Inventario maximo
I_max = Q_star * (B / (H + B))
# Deficit maximo
deficit_max = Q_star - I_max
# Costo total
total\_cost = sqrt(2 * D * S * H * B / (H + B))
# Pedidos por ñao
orders_per_year = D / Q_star
return (
Q_star = Q_star,
I_{max} = I_{max}
deficit_max = deficit_max,
total_cost = total_cost,
orders_per_year = orders_per_year
)
end
# Datos del problema de la clinica
D = 10000 \# monturas/\tilde{n}ao
S = 50 # $ por pedido
unit_cost = 15 # $ por unidad
H = 0.30 * unit_cost # $ por unidad/ñao
         # $ por unidad/ñao (costo de deficit)
# Resolver el problema
resultado_clinica = eoq_backorders(D, S, H, B)
println("CLINICA DE OPTOMETRIA - EOQ CON BACKORDERS")
println("="^60)
@printf("Cantidad optima (Q*): %.2f monturas\n",
resultado_clinica.Q_star)
@printf("Inventario maximo: %.2f monturas\n",
resultado_clinica.I_max)
@printf("Deficit maximo: %.2f monturas\n",
resultado_clinica.deficit_max)
@printf("Costo total anual: \$%.2f\n",
resultado_clinica.total_cost)
@printf("Pedidos por ñao: %.2f\n",
resultado_clinica.orders_per_year)
```

1.3. Modelo de Lote de Producción

* MODELO DE PRODUCCIÓN

```
Modelo de lote de produccion (Production Lot Size)
Parametros:
- D: Demanda anual
- S: Costo de preparacion
- H: Costo de almacenamiento por unidad por ñao
- P: Tasa de produccion anual
function production_lot_model(D, S, H, P)
if P <= D
error("La tasa de produccion debe ser mayor que la demanda")
# Cantidad optima de produccion
Q_star = sqrt(2 * D * S / H) * sqrt(P / (P - D))
# Inventario maximo
I_max = Q_star * (1 - D/P)
# Tiempo de produccion
t_production = Q_star / P * 365 # dias
# Tiempo de ciclo
t_{cycle} = Q_{star} / D * 365 # dias
# Costo total
total_cost = sqrt(2 * D * S * H * (P - D) / P)
# Corridas por ñao
runs_per_year = D / Q_star
return (
Q_star = Q_star,
I_{max} = I_{max}
t_production = t_production,
t_cycle = t_cycle,
total_cost = total_cost,
runs_per_year = runs_per_year
)
# Ejemplo de aplicacion: Fabrica de componentes electronicos
D_prod = 8000 # unidades/ñao
S_prod = 100 # $ por preparacion
H_prod = 2.5 # $ por unidad/ñao
P_prod = 12000 # unidades/ñao
resultado_prod = production_lot_model(D_prod, S_prod, H_prod, P_prod)
println("MODELO DE LOTE DE PRODUCCION")
println("="^50)
Qprintf("Cantidad optima (Q*): %.2f unidades\n",
{\tt resultado\_prod.Q\_star})
@printf("Inventario maximo: %.2f unidades\n",
resultado_prod.I_max)
@printf("Tiempo de produccion: %.2f dias\n",
resultado_prod.t_production)
@printf("Tiempo de ciclo: %.2f dias\n",
resultado_prod.t_cycle)
@printf("Costo total anual: \$%.2f\n",
resultado_prod.total_cost)
@printf("Corridas por ñao: %.2f\n",
```

```
resultado_prod.runs_per_year)

# Analisis del ciclo de produccion
println("\nANALISIS DEL CICLO:")

@printf("Tiempo produciendo: %.1f%% del ciclo\n",
resultado_prod.t_production/resultado_prod.t_cycle * 100)

@printf("Tiempo sin producir: %.1f%% del ciclo\n",
(1 - resultado_prod.t_production/resultado_prod.t_cycle) * 100)
```

1.3.1. Comparación: EOQ vs Lote de Producción

```
A COMPARACIÓN DE MODELOS
     # Comparacion entre EOQ clasico y modelo de produccion
     function compare_eoq_production(D, S, H, P)
     # EOQ clasico (como si fuera compra instantanea)
     Q_{eoq} = sqrt(2 * D * S / H)
     cost_eoq = sqrt(2 * D * S * H)
     # Modelo de produccion
     result_prod = production_lot_model(D, S, H, P)
     # Calcular ahorros
     savings = cost_eoq - result_prod.total_cost
     savings_percent = (savings / cost_eoq) * 100
     println("COMPARACION: EOQ vs LOTE DE PRODUCCION")
     println("="^60)
     @printf("EOQ Clasico (Q): %.2f unidades\n", Q_eoq)
     @printf("Lote Produccion (Q*): %.2f unidades\n", result_prod.Q_star)
     @printf("Diferencia en cantidad: %.2f unidades\n",
     result_prod.Q_star - Q_eoq)
     println("-"^60)
     @printf("Costo EOQ: \$%.2f\n", cost_eoq)
     @printf("Costo Produccion: \$%.2f\n", result_prod.total_cost)
     @printf("Ahorro anual: \$%.2f (%.1f%%)\n", savings, savings_percent)
     return (
     eoq = Q_eoq,
     production = result_prod.Q_star,
     savings = savings,
     savings_percent = savings_percent
     )
     end
     # Ejecutar comparacion con datos del ejemplo
     comparacion = compare_eoq_production(D_prod, S_prod, H_prod, P_prod)
```

1.4. Modelo con Tiempo de Entrega

MODELO CON LEAD TIME

```
EOQ con tiempo de entrega
Parametros adicionales:
- L: Tiempo de entrega en dias
- working_days: Dias laborables por ñao
function eoq_lead_time(D, S, H, L, working_days=365)
# EOQ basico
Q_star = sqrt(2 * D * S / H)
# Punto de reorden
daily_demand = D / working_days
R = daily\_demand * L
# Tiempo entre pedidos
time_between_orders = Q_star / daily_demand
# Numero de pedidos por \tilde{\mathbf{n}}ao
orders_per_year = D / Q_star
# Costo total
total\_cost = sqrt(2 * D * S * H)
return (
Q_star = Q_star,
R = R,
daily_demand = daily_demand,
time_between_orders = time_between_orders,
orders_per_year = orders_per_year,
total_cost = total_cost
)
end
# Ejemplo: ICR LLC
D_{icr} = 19500  # componentes/ñao
S_icr = 50
             # $ por pedido
unit_cost_icr = 22.00
H_icr = 0.02 * 12 * unit_cost_icr # 5.28 $/componente/ñao
              # dias
L_{icr} = 4
working_days_icr = 307
resultado_icr = eoq_lead_time(D_icr, S_icr, H_icr, L_icr,
   → working_days_icr)
println("ICR LLC - EOQ CON TIEMPO DE ENTREGA")
println("="^60)
resultado_icr.Q_star)
@printf("Punto de reorden (R): %.Of componentes\n",
```

```
resultado_icr.R)

Oprintf("Demanda diaria: %.2f componentes/dia\n",
resultado_icr.daily_demand)

Oprintf("Tiempo entre pedidos: %.2f dias\n",
resultado_icr.time_between_orders)

Oprintf("Pedidos por ñao: %.1f\n",
resultado_icr.orders_per_year)

Oprintf("Costo total anual: \$%.2f\n",
resultado_icr.total_cost)
```

1.5. Modelo con Descuentos por Cantidad

DESCUENTOS POR CANTIDAD Modelo EOQ con descuentos por cantidad struct DiscountTier min_qty::Float64 max_qty::Float64 unit_price::Float64 function eoq_quantity_discount(D, S, i, → discount_tiers::Vector{DiscountTier}) results = [] for tier in discount_tiers H = i * tier.unit_price # Costo de almacenamiento # EOQ para este nivel de precio $Q_{eoq} = sqrt(2 * D * S / H)$ # Verificar si Q_eoq esta en el rango valido if tier.min_qty <= Q_eoq <= tier.max_qty</pre> Q_feasible = Q_eoq else # Usar el punto de quiebre mas cercano Q_feasible = tier.min_qty end # Calcular costo total annual_purchase_cost = D * tier.unit_price annual_ordering_cost = (D / Q_feasible) * S annual_holding_cost = (Q_feasible / 2) * H total_cost = annual_purchase_cost + annual_ordering_cost + \hookrightarrow annual_holding_cost push!(results, (

```
tier = tier,
Q_{eoq} = Q_{eoq}
Q_feasible = Q_feasible,
total_cost = total_cost,
purchase_cost = annual_purchase_cost,
ordering_cost = annual_ordering_cost,
holding_cost = annual_holding_cost
))
end
# Encontrar la opcion de menor costo
min_cost_idx = argmin([r.total_cost for r in results])
optimal_result = results[min_cost_idx]
return (
optimal = optimal_result,
all_options = results
end
# Datos del problema MBI Computadoras
D_mbi = 5200 \# discos/\tilde{n}ao
S_mbi = 50 # $ por pedido
i_mbi = 0.20 # 20% tasa de costo de mantener
# Definir estructura de descuentos
descuentos_mbi = [
DiscountTier(1, 99, 100.0),
DiscountTier(100, 499, 95.0),
DiscountTier(500, Inf, 90.0)
]
resultado_mbi = eoq_quantity_discount(D_mbi, S_mbi, i_mbi, descuentos_mbi)
println("MBI COMPUTADORAS - DESCUENTOS POR CANTIDAD")
println("="^70)
println("ANALISIS DE TODAS LAS OPCIONES:")
for (i, option) in enumerate(resultado_mbi.all_options)
tier = option.tier
println("\nCategoria $i: $(tier.min_qty) - $(tier.max_qty == Inf ?
    → "Infinito" : tier.max_qty)")
@printf(" Precio unitario: \$%.2f\n", tier.unit_price)
@printf(" EOQ calculado: %.2f\n", option.Q_eoq)
{\tt @printf("Cantidad\ factible: \%.0f\n",\ option.Q\_feasible)}
@printf(" Costo total: \$%.2f\n", option.total_cost)
end
println("\n" * "="^70)
println("SOLUCION OPTIMA:")
optimal = resultado_mbi.optimal
@printf("Cantidad optima: %.0f unidades\n", optimal.Q_feasible)
@printf("Precio unitario: \$%.2f\n", optimal.tier.unit_price)
@printf("Costo total anual: \$%.2f\n", optimal.total_cost)
```

1.6. Modelos Probabilísticos


```
11 11 11
Modelo de demanda discreta (newsvendor problem)
function newsvendor_discrete(demand_probs::Dict, c, h, p)
# c: costo de compra
# h: costo de almacenamiento
# p: costo de escasez (perdida por faltante)
# Calcular proporcion critica
critical_ratio = (p - c) / (p + h)
# Ordenar demandas
demands = sort(collect(keys(demand_probs)))
# Calcular probabilidades acumuladas
cum_prob = 0.0
optimal_q = demands[1]
println("Analisis del modelo newsvendor:")
println("Proporcion critica: $(round(critical_ratio, digits=4))")
println("\nTabla de probabilidades:")
println("Demanda\tProb\tProb_Acum")
for d in demands
cum_prob += demand_probs[d]
println("$d\t$(demand_probs[d])\t$(round(cum_prob, digits=3))")
if cum_prob >= critical_ratio && optimal_q == demands[1]
optimal_q = d
end
end
optimal_quantity = optimal_q,
critical_ratio = critical_ratio,
demands = demands,
probabilities = demand_probs
end
# Ejemplo: Producto con demanda incierta
demanda_probs = Dict(
0 \Rightarrow 0.05, 1 \Rightarrow 0.10, 2 \Rightarrow 0.10, 3 \Rightarrow 0.20, 4 \Rightarrow 0.25,
5 \Rightarrow 0.15, 6 \Rightarrow 0.05, 7 \Rightarrow 0.05, 8 \Rightarrow 0.05
```

```
c_producto = 10 # costo de compra
h_producto = 1 # costo de almacenamiento
p_producto = 15 # costo de escasez

resultado_newsvendor = newsvendor_discrete(demanda_probs, c_producto,
h_producto, p_producto)

println("\nPRODUCTO CON DEMANDA INCIERTA")
println("="^50)
@printf("Cantidad optima a ordenar: %d unidades\n",
resultado_newsvendor.optimal_quantity)
```

1.6.1. Modelo Probabilístico de Chicago Cheese

```
CHICAGO CHEESE - JULIA
     11 11 11
     Modelo probabilistico de un periodo - Chicago Cheese
     function chicago_cheese_model()
     # Datos del problema
     selling_price = 100 # precio de venta por caja
     production_cost = 75 # costo de produccion por caja
     salvage_value = 50 # valor de salvamento por caja
     # Costos marginales
     Co = selling_price - production_cost # costo de oportunidad (falta)
     Cu = production_cost - salvage_value # costo de exceso
     # Proporcion critica
     critical_ratio = Co / (Co + Cu)
     # Distribucion de demanda
     demands = [10, 11, 12, 13, 14]
     probabilities = [0.2, 0.3, 0.2, 0.2, 0.1]
     cum_probabilities = cumsum(probabilities)
     println("CHICAGO CHEESE - ANALISIS DE PRODUCCION")
     println("="^60)
     @printf("Precio de venta: \$%d por caja\n", selling_price)
     @printf("Costo de produccion: \$%d por caja\n", production_cost)
     @printf("Valor de salvamento: \$%d por caja\n", salvage_value)
     println("-"^60)
     @printf("Costo de oportunidad (Co): \$%d\n", Co)
     @printf("Costo de exceso (Cu): \$%d\n", Cu)
     @printf("Proporcion critica: %.3f\n", critical_ratio)
     println("\nDistribucion de demanda:")
```

```
println("Demanda\tProb\tProb_Acum")
optimal_production = demands[1]
for (i, d) in enumerate(demands)
println("$d\t$(probabilities[i])\t$(cum_probabilities[i])")
if cum_probabilities[i] >= critical_ratio && optimal_production ==
    \hookrightarrow demands [1]
optimal_production = d
end
end
println("\n" * "="^60)
println("RECOMENDACION:")
println("Producir 11 o 12 cajas de queso")
println("Como la proporcion critica es 0.5 y P(D <= 11) = 0.5")</pre>
println("La decision optima puede ser 11 o 12 cajas")
optimal_production = optimal_production,
critical_ratio = critical_ratio,
Co = Co,
Cu = Cu
)
end
# Ejecutar analisis
resultado_chicago = chicago_cheese_model()
```

1.7. Modelo de Producción con Pedidos Atrasados

M PRODUCCIÓN CON BACKORDERS

```
Modelo de produccion con pedidos atrasados permitidos
Combina el modelo de lote de produccion con la posibilidad de
tener demanda pendiente (backorders)

Parametros:
- D: Demanda anual
- S: Costo de preparacion por corrida
- H: Costo de almacenamiento por unidad por ñao
- P: Tasa de produccion anual
- B: Costo de deficit por unidad por ñao
"""

function production_backorder_model(D, S, H, P, B)
if P <= D
error("La tasa de produccion debe ser mayor que la demanda")
end
```

```
# PASO 1: Calcular la cantidad optima de produccion
# Formula: Q* = sqrt(2DS/H) * sqrt((H+B)/B) * sqrt(P/(P-D))
Q_base = sqrt(2 * D * S / H) # EOQ basico
factor_backorder = sqrt((H + B) / B) # Factor por backorders
factor_production = sqrt(P / (P - D)) # Factor por produccion
Q_star = Q_base * factor_backorder * factor_production
# PASO 2: Calcular el inventario maximo
\# Durante la produccion, el inventario maximo sera menor que \mathbb{Q}*
# porque parte de la produccion satisface la demanda inmediata
I_{max} = Q_{star} * (B / (H + B)) * (1 - D/P)
# PASO 3: Calcular el deficit maximo
# Es la cantidad de demanda pendiente antes de iniciar produccion
deficit_max = Q_star * (H / (H + B))
# PASO 4: Tiempos del ciclo
# Tiempo total del ciclo
t_{cycle} = Q_{star} / D * 365 # dias
# Tiempo de produccion
t_production = Q_star / P * 365 # dias
# Tiempo sin producir
t_no_production = t_cycle - t_production
# PASO 5: Costo total anual
# Formula: CT = sqrt(2*D*S*H*B*(P-D)/(P*(H+B)))
total_cost = sqrt(2 * D * S * H * B * (P - D) / (P * (H + B)))
# PASO 6: Numero de corridas por ñao
runs_per_year = D / Q_star
return (
Q_star = Q_star,
I_{max} = I_{max}
deficit_max = deficit_max,
t_cycle = t_cycle,
t_production = t_production,
t_no_production = t_no_production,
total_cost = total_cost,
runs_per_year = runs_per_year,
# Informacion adicional para analisis
Q_{base} = Q_{base}
factor_backorder = factor_backorder,
factor_production = factor_production
)
end
```

1.7.1. Ejercicio Resuelto: Empresa Ladrillera

➡ PROBLEMA EMPRESA LADRILLERA

Empresa Ladrillera: Una empresa tiene demanda anual de 210,000 ladrillos. Los produce a ritmo mensual de 37,500 ladrillos. Costo de preparación \$450 por corrida. Costo anual de almacenamiento 1.2 \$/unidad. Costo anual por demanda pendiente 0.5 \$/unidad. Considerar 360 días/año.

♦ SOLUCIÓN PASO A PASO

```
# DATOS DEL PROBLEMA
D_ladrillos = 210000 # ladrillos/ñao
P_{\text{ladrillos}} = 37500 * 12 # 37,500/mes = 450,000/ñao
S_ladrillos = 450  # $ por corrida
H_ladrillos = 1.2  # $ por ladrillo/ñao
B_ladrillos = 0.5 # $ por ladrillo/ñao (deficit)
println("EMPRESA LADRILLERA - PRODUCCION CON BACKORDERS")
println("="^70)
println("DATOS DEL PROBLEMA:")
@printf("Demanda anual (D): %d ladrillos\n", D_ladrillos)
@printf("Tasa de produccion (P): %d ladrillos/ñao\n", P_ladrillos)
@printf("Costo de preparacion (S): \$%.0f\n", S_ladrillos)
@printf("Costo de almacenamiento (H): \$%.1f/ladrillo/ñao\n", H_ladrillos)
@printf("Costo de deficit (B): \$%.1f/ladrillo/ñao\n", B_ladrillos)
# RESOLVER EL PROBLEMA
resultado_ladrillos = production_backorder_model(
D_ladrillos, S_ladrillos, H_ladrillos, P_ladrillos, B_ladrillos)
println("\n" * "="^70)
println("ANALISIS PASO A PASO:")
println("-"^70)
println("PASO 1: Factores de calculo")
@printf("EOQ basico: %.2f ladrillos\n", resultado_ladrillos.Q_base)
@printf("Factor backorder: %.4f\n", resultado_ladrillos.factor_backorder)
@printf("Factor produccion: %.4f\n",

→ resultado_ladrillos.factor_production)

println("\nPASO 2: Resultados principales")
@printf("Cantidad optima (Q*): %.2f ladrillos\n",
    → resultado_ladrillos.Q_star)
@printf("Inventario maximo: %.2f ladrillos\n", resultado_ladrillos.I_max)
@printf("Deficit maximo: %.2f ladrillos\n",
    → resultado_ladrillos.deficit_max)
println("\nPASO 3: Analisis temporal")
@printf("Tiempo de ciclo: %.2f dias\n", resultado_ladrillos.t_cycle)
@printf("Tiempo de produccion: %.2f dias\n",
    → resultado_ladrillos.t_production)
```

```
@printf("Tiempo sin producir: %.2f dias\n",
    → resultado_ladrillos.t_no_production)
println("\nPASO 4: Analisis economico")
@printf("Costo total anual: \$%.2f\n", resultado_ladrillos.total_cost)
@printf("Corridas por ñao: %.2f\n", resultado_ladrillos.runs_per_year)
# COMPARACION CON MODELO SIN BACKORDERS
resultado_sin_backorders = production_lot_model(
D_ladrillos, S_ladrillos, H_ladrillos, P_ladrillos)
ahorro = resultado_sin_backorders.total_cost -
   → resultado_ladrillos.total_cost
ahorro_porcentaje = (ahorro / resultado_sin_backorders.total_cost) * 100
println("\nPASO 5: Comparacion con modelo sin backorders")
@printf("Costo sin backorders: \$%.2f\n",
    → resultado_sin_backorders.total_cost)
@printf("Costo con backorders: \$%.2f\n", resultado_ladrillos.total_cost)
@printf("Ahorro anual: \$%.2f (%.2f%%)\n", ahorro, ahorro_porcentaje)
```

1.8. Modelo EOQ con Desabastecimientos Planeados

▲ EOQ CON ESCASEZ PLANEADA

```
Modelo EOQ con desabastecimientos planeados
Permite escasez planificada para reducir costos totales
Parametros:
- D: Demanda anual
- S: Costo de pedido
- H: Costo de almacenamiento por unidad por ñao
- B: Costo de desabastecimiento por unidad por ñao
- L: Tiempo de entrega (opcional)
function eoq_planned_shortage(D, S, H, B, L=0)
# PASO 1: Verificar que el modelo tenga sentido economico
if B <= H
println("ADVERTENCIA: El costo de escasez (B=$B) debe ser mayor")
println("que el costo de almacenamiento (H=$H) para que tenga")
println("sentido economico permitir desabastecimientos.")
end
# PASO 2: Calcular cantidad optima de pedido
# Formula: Q* = sqrt(2*D*S/H) * sqrt((H+B)/B)
Q_{eoq_basico} = sqrt(2 * D * S / H)
factor_escasez = sqrt((H + B) / B)
```

```
Q_star = Q_eoq_basico * factor_escasez
# PASO 3: Calcular inventario maximo
# Es la cantidad maxima en stock antes de agotar
I_max = Q_star * (B / (H + B))
# PASO 4: Calcular desabastecimiento maximo
# Es la cantidad maxima de demanda pendiente
S_max = Q_star * (H / (H + B))
# PASO 5: Calcular tiempos del ciclo
tiempo_ciclo = Q_star / D * 365 # dias
tiempo_con_inventario = I_max / D * 365 # dias
tiempo_desabastecido = S_max / D * 365 # dias
# PASO 6: Calcular costos
# Costo total: CT = sqrt(2*D*S*H*B/(H+B))
costo_total = sqrt(2 * D * S * H * B / (H + B))
# Costo de pedidos
costo_pedidos = (D / Q_star) * S
# Costo de almacenamiento
costo_almacenamiento = (I_max^2 / (2 * Q_star)) * H
# Costo de desabastecimiento
costo_desabastecimiento = (S_max^2 / (2 * Q_star)) * B
# PASO 7: Punto de reorden (si hay tiempo de entrega)
if L > 0
demanda_diaria = D / 365
R = demanda_diaria * L - S_max # Punto de reorden negativo!
R = -S_{max} # Sin tiempo de entrega
# PASO 8: Numero de pedidos por ñaoñ
pedidos_por_ao = D / Q_star
return (
# Resultados principales
Q_star = Q_star,
I_{max} = I_{max}
S_max = S_max,
R = R,
# Analisis temporal
tiempo_ciclo = tiempo_ciclo,
tiempo_con_inventario = tiempo_con_inventario,
tiempo_desabastecido = tiempo_desabastecido,
# Analisis de costos
costo_total = costo_total,
costo_pedidos = costo_pedidos,
```

```
costo_almacenamiento = costo_almacenamiento,
costo_desabastecimiento = costo_desabastecimiento,

# Metricas operativasñ
pedidos_por_ao = ñpedidos_por_ao,

# Para comparaciones
Q_eoq_basico = Q_eoq_basico,
factor_escasez = factor_escasez
)
end
```

1.8.1. Ejercicio Resuelto: Producto con Escasez Planeada

* PROBLEMA CON DESABASTECIMIENTO

Producto con Escasez: Un administrador considera un producto con demanda de 800 unidades anuales. Costo de mantener 0.25€/unidad/mes. Costo de pedido 150€. Costo de no tener unidad 20€/unidad/año. Tiempo de entrega 1 mes.

SOLUCIÓN DETALLADA

```
# DATOS DEL PROBLEMA
# DAIUS D__
D_producto = 800  # uniuaus,
= 150  # € por pedido
H_{producto} = 0.25 * 12 # £0.25/mes = £3/ñao por unidad
B_producto = 20
                     # € por unidad/ñao
L_producto = 1/12
                      # 1 mes = 1/12 \tilde{n}aos
println("PRODUCTO CON ESCASEZ PLANEADA")
println("="^60)
println("ANALISIS PASO A PASO:")
println("-"^60)
# PASO 1: Mostrar datos y verificar viabilidad
println("PASO 1: Datos del problema")
@printf("Demanda anual: %d unidades\n", D_producto)
@printf("Costo de pedido: %.Of €\n", S_producto)
@printf("Costo de almacenamiento: %.2f €/unidad/ñao\n", H_producto)
@printf("Costo de desabastecimiento: %.0f €/unidad/ñao\n", B_producto)
@printf("Tiempo de entrega: %.3f ñaos (1 mes)\n", L_producto)
if B_producto > H_producto
println("VIABLE: Costo escasez > Costo almacenamiento")
println("REVISAR: Costo escasez <= Costo almacenamiento")</pre>
# PASO 2: Resolver con el modelo
```

```
resultado_escasez = eoq_planned_shortage(
D_producto, S_producto, H_producto, B_producto, L_producto)
println("\nPASO 2: Calculos principales")
@printf("EOQ basico (sin escasez): %.2f unidades\n",
resultado_escasez.Q_eoq_basico)
@printf("Factor de escasez: %.4f\n", resultado_escasez.factor_escasez)
println("\nPASO 3: Niveles de inventario")
@printf("Inventario maximo: %.2f unidades\n", resultado_escasez.I_max)
@printf("Desabastecimiento maximo: %.2f unidades\n",

→ resultado_escasez.S_max)

@printf("Punto de reorden: %.2f unidades\n", resultado_escasez.R)
println("\nPASO 4: Analisis temporal (dias)")
@printf("Tiempo de ciclo: %.2f dias\n", resultado_escasez.tiempo_ciclo)
@printf("Tiempo con inventario: %.2f dias\n",
resultado_escasez.tiempo_con_inventario)
@printf("Tiempo desabastecido: %.2f dias\n",
resultado_escasez.tiempo_desabastecido)
println("\nPASO 5: Analisis de costos €()")
@printf("Costo de pedidos: %.2f\n", resultado_escasez.costo_pedidos)
@printf("Costo de almacenamiento: %.2f\n",
resultado_escasez.costo_almacenamiento)
@printf("Costo de desabastecimiento: %.2f\n",
resultado_escasez.costo_desabastecimiento)
@printf("COSTO TOTAL: %.2f €\n", resultado_escasez.costo_total)
# PASO 6: Comparacion con EOQ clasico
costo_eoq_clasico = sqrt(2 * D_producto * S_producto * H_producto)
ahorro_anual = costo_eoq_clasico - resultado_escasez.costo_total
porcentaje_ahorro = (ahorro_anual / costo_eoq_clasico) * 100
println("\nPASO 6: Comparacion con EOQ clasico")
@printf("Costo EOQ clasico: %.2f €\n", costo_eoq_clasico)
@printf("Costo con escasez: %.2f €\n", resultado_escasez.costo_total)
→ porcentaje_ahorro)
println("\nPASO 7: Interpretacion gerencial")
println("- El modelo permite desabastecimientos controlados")
println("- Se ahorra en costos de almacenamiento")
@printf(" - %.1f%% del tiempo habra inventario disponible\n",
(resultado_escasez.tiempo_con_inventario/resultado_escasez.tiempo_ciclo)*100)
@printf(" - %.1f%% del tiempo habra desabastecimiento\n",
(resultado_escasez.tiempo_desabastecido/resultado_escasez.tiempo_ciclo)*100)
```

1.9. Modelo de Revisión Periódica (R,S)

****** MODELO (R,S) DE REVISION PERIODICA

```
11 11 11
Modelo de revision periodica (R,S)
Sistema donde se revisa el inventario cada R periodos
y se ordena hasta llegar al nivel S
Parametros:
- demand_probs: Diccionario con probabilidades de demanda
- h: Costo de almacenamiento por unidad por periodo
- p: Costo de ruptura/faltante por unidad
- review_period: Periodo de revision R
function periodic_review_model(demand_probs::Dict, h, p, review_period=1)
# PASO 1: Calcular la proporcion critica
# Formula: p/(h+p) donde p es costo de ruptura, h costo almacenamiento
critical_ratio = p / (h + p)
println("MODELO DE REVISION PERIODICA (R,S)")
println("="^60)
println("PASO 1: Calculo de proporcion critica")
println("Costo de almacenamiento (h): $(h)")
println("Costo de ruptura (p): $(p)")
println("Proporcion critica: p/(h+p) = $(p)/($(p)+$(h)) =

    $(critical_ratio)")
# PASO 2: Crear tabla de probabilidades acumuladas
demandas = sort(collect(keys(demand_probs)))
println("\nPASO 2: Tabla de analisis de demanda")
println("d\tP(d)\tP(D\leq=d)\tp(d)/d\tSuma\ q*p(d)/d\tM(D\leq=d)")
println("-"^60)
prob_acum = 0.0
suma_qprob_d = 0.0
tabla_resultados = []
for d in demandas
prob_d = demand_probs[d]
prob_acum += prob_d
# Calcular p(d)/d (costo marginal por unidad)
marginal_cost = prob_d / d
suma_q_prob_d += d * marginal_cost
marginal_cost = Inf # Evitar division por cero
suma_q_prob_d = 0.0
```

```
# Funcion M(D \le d) para toma de decisiones
M_d = prob_acum + (1/2) * suma_q_prob_d
push!(tabla_resultados, (
demanda = d,
prob = prob_d,
prob_acum = prob_acum,
marginal_cost = marginal_cost,
suma_marginal = suma_q_prob_d,
M_{value} = M_d
))
println("$d\t$(prob_d)\t$(prob_acum)\t", end="")
if marginal_cost == Inf
println("Infinito\t$(suma_q_prob_d)\t$(M_d)")
println("$(marginal_cost)\t$(suma_q_prob_d)\t$(M_d)")
end
end
# PASO 3: Encontrar el nivel optimo S
optimal_S = demandas[1] # Valor por defecto
for resultado in tabla_resultados
if resultado.prob_acum >= critical_ratio
optimal_S = resultado.demanda
break
end
end
println("\nPASO 3: Determinacion del nivel optimo S")
println("Buscamos el primer d donde P(D<=d) >= $(critical_ratio)")
println("Nivel optimo S* = $(optimal_S) unidades")
# PASO 4: Calcular metricas de ñdesempeo
# Calcular la demanda esperada
demanda_esperada = sum(d * demand_probs[d] for d in demandas)
# Calcular nivel de servicio
prob_no_ruptura = sum(demand_probs[d] for d in demandas if d <= optimal_S)</pre>
nivel_servicio = prob_no_ruptura * 100
# Inventario promedio
inventario_promedio = optimal_S - demanda_esperada
println("\nPASO 4: Metricas de ñdesempeo")
println("Demanda esperada: $(demanda_esperada) unidades")
println("Inventario promedio: $(inventario_promedio) unidades")
println("Nivel de servicio: $(nivel_servicio) %")
println("Probabilidad de ruptura: $(100 - nivel_servicio)%")
return (
optimal_S = optimal_S,
```

```
critical_ratio = critical_ratio,
demand_expected = demanda_esperada,
average_inventory = inventario_promedio,
service_level = nivel_servicio,
tabla_analisis = tabla_resultados,
review_period = review_period
)
end
end
```

1.9.1. Ejercicio Resuelto: Producto con Revisión Periódica

📩 PROBLEMA DE REVISIÓN PERIÓDICA

Producto con Revisión: Un producto cuesta 60€, pero si no se dispone cuando se necesita, ocasiona pérdida de 800€. Si se ha comprado y no se utiliza, debe pagarse almacenamiento de 10€ por período. La demanda es discreta con probabilidades dadas en tabla.

♦ SOLUCIÓN COMPLETA

```
# DATOS DEL PROBLEMA (basados en Tabla 8.4 del PDF)
# Probabilidades de demanda discreta
demanda_revision = Dict(
0 \Rightarrow 0.1, \# P(D=0) = 0.1
1 \Rightarrow 0.2, \# P(D=1) = 0.2
2 \Rightarrow 0.2, \# P(D=2) = 0.2
3 \Rightarrow 0.3, \# P(D=3) = 0.3
4 \Rightarrow 0.1, # P(D=4) = 0.1
5 \Rightarrow 0.1 \# P(D=5) = 0.1
# Costos del problema
costo_ruptura = 800.0
                        # € por unidad faltante
costo_almacenamiento = 10.0 # €por unidad en inventario por periodo
println("PRODUCTO CON REVISION PERIODICA - ANALISIS COMPLETO")
println("="^70)
# RESOLVER EL MODELO
resultado_revision = periodic_review_model(
demanda_revision, costo_almacenamiento, costo_ruptura)
println("\nRESUMEN EJECUTIVO:")
println("="^50)
println("NIVEL OPTIMO de inventario (S*): $(resultado_revision.optimal_S)
    → unidades")
println("PROPORCION critica: $(resultado_revision.critical_ratio)")
println("DEMANDA esperada: $(resultado_revision.demand_expected) unidades")
println("INVENTARIO promedio: $(resultado_revision.average_inventory)
```

```
→ unidades")
println("NIVEL de servicio: $(resultado_revision.service_level) %")
println("\nINTERPRETACION GERENCIAL:")
println("-"^50)
println("1. POLITICA OPTIMA:")
{\tt @printf("-Revisar\ inventario\ cada\ periodo\n")}
@printf(" - Ordenar hasta tener %d unidades\n",
    → resultado_revision.optimal_S)
println("\n2. IMPLICACIONES OPERATIVAS:")
println(" - Costo muy alto de ruptura €($(costo_ruptura)) justifica
    → inventario alto")
println(" - Se mantendra inventario promedio de

    $(resultado_revision.average_inventory) unidades")

println(" - $(resultado_revision.service_level)% de las veces se
   → satisfara la demanda completamente")
println("\n3. ANALISIS DE SENSIBILIDAD:")
# Probar diferentes niveles S para mostrar el impacto
println(" Impacto de diferentes niveles S:")
for S_test in 2:6
prob_satisfaccion = sum(demanda_revision[d] for d in

    keys(demanda_revision) if d <= S_test)
</pre>
inventario_prom = S_test - resultado_revision.demand_expected
println(" S=$(S_test):
    → Servicio=$(round(prob_satisfaccion*100,digits=1))%,
    → Inv.Prom=$(round(inventario_prom,digits=1))")
end
println("\n4. COMPARACION DE COSTOS ESPERADOS:")
# Calcular costo esperado para el nivel optimo
S_opt = resultado_revision.optimal_S
costo_almacen_esp = resultado_revision.average_inventory *
    \hookrightarrow costo_almacenamiento
# Calcular costo de ruptura esperado
costo_ruptura_esp = 0.0
for d in keys(demanda_revision)
if d > S_opt
faltante = d - S_opt
costo_ruptura_esp += faltante * costo_ruptura * demanda_revision[d]
end
end
costo_total_esp = costo_almacen_esp + costo_ruptura_esp
println(" Costo almacenamiento esperado:
    println(" Costo ruptura esperado: €$(round(costo_ruptura_esp,digits=2))")
println(" COSTO TOTAL ESPERADO: €$(round(costo_total_esp,digits=2)) por
    → periodo")
```

1.10. Modelo con Demanda Normal

♦ DEMANDA NORMAL - TIENDA DE ABARROTES

```
11 11 11
Modelo de inventario con demanda normal y backorders
function inventory_normal_demand(mu0, sigma0, k, L, h, Cu,
    → weeks_per_year=52)
# Parametros de demanda durante lead time
muL = mu0 * L / weeks_per_year
sigmaL = sigma0 * sqrt(L / weeks_per_year)
# Para encontrar Q* y R* optimos, usamos el metodo iterativo
# Inicializacion
Q = sqrt(2 * mu0 * k / h) # EOQ inicial
# Funcion para calcular el punto de reorden optimo
function optimal_reorder_point(Q, muL, sigmaL, h, Cu)
# Factor de seguridad optimo
z_star = quantile(Normal(0,1), Cu / (Cu + h))
R_star = muL + z_star * sigmaL
return R_star, z_star
end
# Iteracion para encontrar Q* y R* simultaneamente
for iteration in 1:10
R, z = optimal_reorder_point(Q, muL, sigmaL, h, Cu)
# Funcion de perdida unitaria esperada
L_z = pdf(Normal(0,1), z) - z * (1 - cdf(Normal(0,1), z))
# Actualizar Q
Q_new = sqrt(2 * mu0 * (k + Cu * sigmaL * L_z) / h)
if abs(Q_new - Q) < 0.01
Q = Q_{new}
break
end
Q = Q_{new}
end
R, z = optimal_reorder_point(Q, muL, sigmaL, h, Cu)
return (
Q_star = Q,
R_star = R,
muL = muL,
sigmaL = sigmaL,
z_star = z,
orders_per_year = mu0 / Q
)
end
```

```
# Datos del problema: Tienda de abarrotes
mu0_tienda = 1000 # cajas/ñao (promedio)
sigma0_tienda = 40.8 # cajas/ñao (desviacion estandar)
k_{tienda} = 50
               # $ por pedido
              # semanas de lead time
L_{tienda} = 2
               # $ por caja/ñao
h_{tienda} = 10
Cu_tienda = 20  # $ por caja (costo de agotamiento)
resultado_tienda = inventory_normal_demand(mu0_tienda, sigma0_tienda,
   \hookrightarrow k_tienda,
L_tienda, h_tienda, Cu_tienda)
println("TIENDA DE ABARROTES - DEMANDA NORMAL")
println("="^60)
@printf("Demanda promedio anual: %.0f cajas\n", mu0_tienda)
@printf("Desviacion estandar anual: %.1f cajas\n", sigma0_tienda)
@printf("Lead time: %d semanas\n", L_tienda)
println("-"^60)
@printf("Demanda promedio durante lead time: %.1f cajas\n",
   → resultado_tienda.muL)
@printf("Desviacion estandar durante lead time: %.3f cajas\n",
   → resultado_tienda.sigmaL)
println("-"^60)
@printf("Punto de reorden (R*): %.2f cajas\n", resultado_tienda.R_star)
@printf("Factor de seguridad (z*): %.3f\n", resultado_tienda.z_star)
@printf("Pedidos por ñao: %.2f\n", resultado_tienda.orders_per_year)
```

1.11. Visualización de Resultados

```
Funciones para visualizar los modelos de inventario

"""

using Plots
plotly() # Backend interactivo

function plot_eoq_costs(D, S, H, Q_range=nothing)
if Q_range === nothing
Q_opt = sqrt(2*D*S/H)
Q_range = range(Q_opt*0.1, Q_opt*3, length=100)
end

ordering_costs = [D*S/Q for Q in Q_range]
holding_costs = [Q*H/2 for Q in Q_range]
total_costs = ordering_costs .+ holding_costs

Q_opt = sqrt(2*D*S/H)
min_cost = sqrt(2*D*S/H)
```

```
p = plot(Q_range, [ordering_costs holding_costs total_costs],
labels=["Costo de Pedido" "Costo de Almacen" "Costo Total"],
linewidth=2,
xlabel="Cantidad de Pedido (Q)",
ylabel="Costo Anual (\$)",
title="Analisis de Costos EOQ",
legend=:topright)
# Marcar el punto optimo
scatter!(p, [Q_opt], [min_cost],
markersize=8.
markercolor=:red,
label="Q* Optimo ($(round(Int,Q_opt)))")
return p
end
function plot_inventory_level(Q, D, L=0, periods=4)
"""Graficar el nivel de inventario a traves del tiempo"""
days_per_cycle = Q / D * 365
total_days = periods * days_per_cycle
time_points = Float64[]
inventory_levels = Float64[]
for period in 0:(periods-1)
cycle_start = period * days_per_cycle
# Inicio del ciclo con Q unidades
push!(time_points, cycle_start)
push!(inventory_levels, Q)
# Final del ciclo con 0 unidades
push!(time_points, cycle_start + days_per_cycle - 0.01)
push!(inventory_levels, 0.01)
end
p = plot(time_points, inventory_levels,
linewidth=2,
xlabel="Tiempo (dias)",
ylabel="Nivel de Inventario",
title="Patron de Inventario EOQ",
legend=false,
color=:blue)
# Agregar lineas de reorden si hay lead time
if L > 0
reorder_level = D * L / 365
hline!(p, [reorder_level],
linestyle=:dash,
color=:red,
label="Punto de Reorden")
```

```
end
return p
end
function compare_models_table()
"""Crear tabla comparativa de los diferentes modelos"""
modelos = ["EOQ Basico", "EOQ con Backorders", "Lote de Produccion",
"Con Lead Time", "Descuentos", "Probabilistico"]
caracteristicas = ["Demanda constante", "Permite faltantes",
"Produccion gradual", "Tiempo de entrega", "Precios variables", "Demanda incierta"]
aplicaciones = ["Compras simples", "Servicio flexible",
"Manufactura", "Compras con demora",
"Compras a granel", "Productos perecederos"]
df_comparacion = DataFrame(
Modelo = modelos,
Caracteristica = caracteristicas,
Aplicacion = aplicaciones
return df_comparacion
end
# Generar ejemplo de graficos
println("Generando visualizaciones...")
# Ejemplo con datos de la clinica
D = 10000; S = 50; H = 4.5
plot_clinica = plot_eoq_costs(D, S, H)
# Patron de inventario
Q_{opt} = sqrt(2*D*S/H)
plot_pattern = plot_inventory_level(Q_opt, D)
# Tabla comparativa
tabla_comparacion = compare_models_table()
println("\nCOMPARACION DE MODELOS DE INVENTARIO:")
println(tabla_comparacion)
```

1.12. Funciones de Utilidad y Herramientas

```
💢 HERRAMIENTAS ADICIONALES
     Modulo completo para analisis de inventarios
     module InventoryModels
     using Optim, Distributions, DataFrames, Printf
     export EOQResult, solve_eoq, solve_eoq_backorders,
     solve_production_lot, analyze_quantity_discounts
     struct EOQResult
     Q_star::Float64
     total_cost::Float64
     orders_per_year::Float64
     time_between_orders::Float64
     additional_info::Dict{String, Any}
     function sensitivity_analysis(D, S, H, param_range=0.8:0.1:1.2)
     """Analisis de sensibilidad para parametros EOQ"""
     results = DataFrame(
     D_factor = Float64[],
     S_factor = Float64[],
     H_factor = Float64[],
     Q_star = Float64[],
     Total_Cost = Float64[]
     base_Q = sqrt(2*D*S/H)
     base_cost = sqrt(2*D*S*H)
     for d_factor in param_range
     for s_factor in param_range
     for h_factor in param_range
     new_D = D * d_factor
     new_S = S * s_factor
     new_H = H * h_factor
     new_Q = sqrt(2*new_D*new_S/new_H)
     new_cost = sqrt(2*new_D*new_S*new_H)
     push!(results, (d_factor, s_factor, h_factor, new_Q, new_cost))
     end
     end
     end
     return results
     end
```

```
function monte_carlo_inventory(D_dist, S_dist, H_dist, n_simulations=1000)
"""Simulacion Monte Carlo para analisis de incertidumbre"""
results = Float64[]
for i in 1:n_simulations
D_sample = rand(D_dist)
S_sample = rand(S_dist)
H_sample = rand(H_dist)
Q_sample = sqrt(2 * D_sample * S_sample / H_sample)
push!(results, Q_sample)
end
return (
mean_Q = mean(results),
std_Q = std(results),
quantiles = quantile(results, [0.05, 0.25, 0.5, 0.75, 0.95]),
all_results = results
end
end # fin del modulo
# Ejemplo de analisis Monte Carlo
println("ANALISIS MONTE CARLO - INCERTIDUMBRE EN PARAMETROS")
println("="^60)
# Definir distribuciones de parametros (con incertidumbre)
D_distribution = Normal(10000, 500) # Demanda con incertidumbre
S_distribution = Normal(50, 5) # Costo de pedido con incertidumbre
H_distribution = Normal(4.5, 0.5) # Costo de almacen con incertidumbre
mc_result = InventoryModels.monte_carlo_inventory(D_distribution,
    \hookrightarrow S_distribution,
H_distribution, 5000)
@printf("EOQ promedio: %.2f unidades\n", mc_result.mean_Q)
@printf("Desviacion estandar: %.2f unidades\n", mc_result.std_Q)
println("\nCuantiles:")
println("5%: $(round(mc_result.quantiles[1], digits=2))")
println("25%: $(round(mc_result.quantiles[2], digits=2))")
println("50% (mediana): $(round(mc_result.quantiles[3], digits=2))")
println("75%: $(round(mc_result.quantiles[4], digits=2))")
println("95%: $(round(mc_result.quantiles[5], digits=2))")
```

1.13. Conclusiones y Mejores Prácticas

SÍNTESIS Y RECOMENDACIONES

Ventajas de usar Julia para Inventarios:

- 1. Rendimiento Superior: Julia ejecuta cálculos matemáticos a velocidad cercana a C
- 2. Sintaxis Clara: Código fácil de leer y mantener
- 3. Ecosistema Científico: Paquetes especializados para optimización
- 4. Interactividad: Ideal para análisis exploratorio y prototipado
- 5. Escalabilidad: Desde problemas simples hasta sistemas complejos

Mejores Prácticas Implementadas:

- ✓ Funciones modulares y reutilizables
- ✓ Documentación clara con docstrings
- ✓ Manejo de errores y validación de entrada
- ✓ Análisis de sensibilidad incorporado
- ✓ Visualización de resultados
- ✓ Simulación Monte Carlo para incertidumbre

② EXTENSIONES FUTURAS

Desarrollos Avanzados con Julia:

- → Optimización multiobjetivo con JuMP.jl
- → Modelos de inventario dinámicos con DifferentialEquations.jl
- → Machine Learning para predicción de demanda con MLJ.jl
- → Interfaces web interactivas con PlutoUI.jl
- Optimización distribuida para problemas grandes

Y Julia: El futuro de la optimización computacional en inventarios