第八章 概率模型

- 8.1 报童的诀窍
- 8.2 轧钢中的浪费

随机模型

确定性因素和随机性因素

随机因素可以忽略

随机因素影响可以简单地以平均值的作用出现



确定性模型

随机因素影响必须考虑



随机性模型

概率模型 统计回归模型 马氏链模型



9.1 报童的诀窍

问题

报童售报: a (零售价) > b(购进价) > c(退回价)

售出一份赚 a-b; 退回一份赔 b-c

每天购进多少份可使收入最大?

分析

购进太多→卖不完退回→赔钱 购进太少→不够销售→赚钱少 应根据需求确定购进量.

每天需求量是随机的 🖒 每天收入是随机的

优化问题的目标函数应是长期的日平均收入 等于每天收入的期望





调查需求量的随机规律——每天 需求量为r的概率f(r), r=0,1,2...



建模

- 设每天购进n份,日平均收入为G(n)
- •已知售出一份赚 a-b; 退回一份赔 b-c

$$r \le n \implies$$
售出 $r \Rightarrow$ 赚 $(a-b)r$

$$r > n \Rightarrow$$
 售出 $n \Rightarrow$ 赚 $(a-b)n$

$$G(n) = \sum_{r=0}^{n} [(a-b)r - (b-c)(n-r)]f(r) + \sum_{r=n+1}^{\infty} (a-b)nf(r)$$

求n使G(n)最大



求解 将r视为连续变量 $f(r) \Rightarrow p(r) dr(概率密度)$

$$G(n) = \int_0^n [(a-b)r - (b-c)(n-r)]p(r)dr + \int_n^\infty (a-b)np(r)dr$$

$$\frac{dG}{dn} = (a-b)np(n) - \int_0^n (b-c)p(r)dr$$

$$-(a-b)np(n) + \int_n^\infty (a-b)p(r)dr$$

$$= -(b-c)\int_0^n p(r)dr + (a-b)\int_n^\infty p(r)dr$$

$$\frac{\mathrm{d}G}{\mathrm{d}n} = 0 \qquad \Box \qquad \frac{\int_0^n p(r) \, \mathrm{d}r}{\int_n^\infty p(r) \, \mathrm{d}r} = \frac{a - b}{b - c}$$

结果解释

$$\frac{\int_0^n p(r) dr}{\int_n^\infty p(r) dr} = \frac{a-b}{b-c}$$

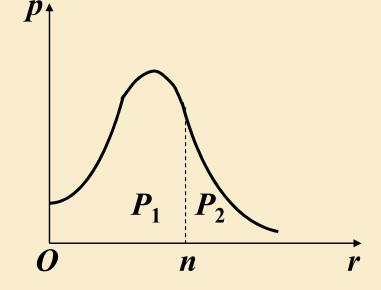


$$\int_0^n p(r) dr = P_1, \int_n^\infty p(r) dr = P_2$$

取**n**使
$$\frac{P_1}{P_2} = \frac{a-b}{b-c}$$

a-b~售出一份赚的钱

b-c ~退回一份赔的钱



$$(a-b) \uparrow \Rightarrow n \uparrow, (b-c) \uparrow \Rightarrow n \downarrow$$

9.2 轧钢中的浪费

背景

轧制钢材 两道工序

- •粗轧(热轧)~形成钢材的雏形
- 精轧(冷轧) ~ 得到钢材规定的长度

随机因 素影响 粗轧



粗轧钢材长度大于规定



切掉多余 部分

精轧

钢材长度正态分布

均值可以调整

方差由设备精度确定

粗轧钢材长度小于规定



整根报废

问题:如何调整粗轧的均值,使精轧的浪费最小.

分析

设已知精轧后钢材的规定长度为l,粗轧后钢材长度的均方差为 σ .



记粗轧时可以调整的均值为m,则粗轧得到的钢材长度为正态随机变量,记作 $x\sim N(m,\sigma^2)$.

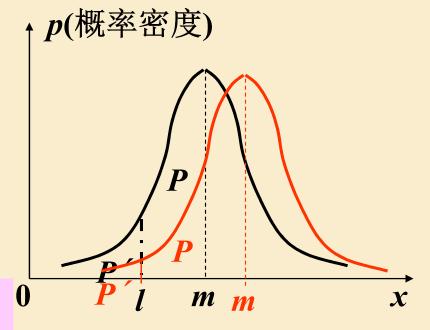
$$P = P(x \ge l) \quad P' = P(x < l)$$

切掉多余部 分的概率

整根报废的概率

$$m \uparrow \Rightarrow P \uparrow, P' \downarrow$$
$$m \downarrow \Rightarrow P \downarrow, P' \uparrow$$

存在最佳的m使总的浪费最小0



选择合适的目标函数 建模



总浪费 = 切掉多余部分 + 整根报废的浪费 的浪费



的浪费

$$W = \int_{l}^{\infty} (x - l) p(x) dx + \int_{-\infty}^{l} x p(x) dx$$
$$= \int_{-\infty}^{\infty} x p(x) dx - \int_{l}^{\infty} l p(x) dx = m - lP$$

直接方法

粗轧一根钢材平均浪费长度

粗轧N根 C成品材 PN根 总长度mN □成品材长度l PN

$$\frac{mN - lPN}{N} = m - lP$$

共浪费长度 mN-lPN



建模 选择合适的目标函数



粗轧一根钢材平均浪费长度 粗轧N根得成品材 PN根

$$\frac{mN - lPN}{N} = m - lP$$

得到一根成品材平均浪费长度

$$\frac{mN - lPN}{PN} = \frac{m}{P} - l$$

略去常数*l*, 记
$$J(m) = \frac{m}{P(m)}$$

更合适的目标函数

$$P(m) = \int_{l}^{\infty} p(x) dx, \ p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$$

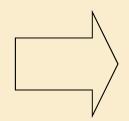
优化模型:已知 l,σ ,求m使J(m)最小.

求解

$$y = \frac{x - m}{\sigma}, \ \mu = \frac{m}{\sigma}, \ \lambda = \frac{l}{\sigma}$$

$$J(m) = \frac{m}{P(m)}$$

$$P(m) = \int_{1}^{\infty} p(x) \mathrm{d}x$$



$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$$

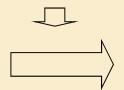
$$J(\mu) = \frac{\partial \mu}{\Phi(\lambda - \mu)}$$

$$\Phi(z) = \int_{z}^{\infty} \varphi(y) dy$$

$$\varphi(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}$$

$$z = \lambda - \mu$$

$$J(\mu) = \frac{\sigma\mu}{\Phi(\lambda - \mu)}$$



$$J(\mu) = \frac{\sigma\mu}{\Phi(\lambda - \mu)} \qquad \qquad J(z) = \frac{\sigma(\lambda - z)}{\Phi(z)}$$

已知 λ , 求z使J(z)最小



求解



$$J(z) = \frac{\sigma(\lambda - z)}{\Phi(z)}$$

$$\frac{\mathrm{d}J}{\mathrm{d}z} = 0$$

$$J(z) = \frac{\sigma(\lambda - z)}{\Phi(z)} \qquad \Box \qquad -\Phi(z) - (\lambda - z)\Phi'(z) = 0$$

$$\Phi'(z) = -\varphi(z)$$



$$\Phi(z) = \int_{z}^{\infty} \varphi(y) \mathrm{d}y$$

$$\varphi(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}$$

$$\lambda - z = \Phi(z) / \varphi(z)$$



$$F(z) = \lambda - z$$

$$F(z) = \Phi(z)/\varphi(z)$$



求解

$$F(z) = \lambda - z$$

$$F(z) = \lambda - z$$
 $F(z) = \Phi(z)/\varphi(z)$ 简表

\overline{z}	-3.0	-2.5	-2.0	-1.5	-1.0	-0.5
F(z)	227.0	56.79	18.10	7.206	3.477	1.680
\overline{z}	0	0.5	1.0	1.5	2.0	2.5
F(z)	1.253	0.876	0.656	0.516	0.420	0.355

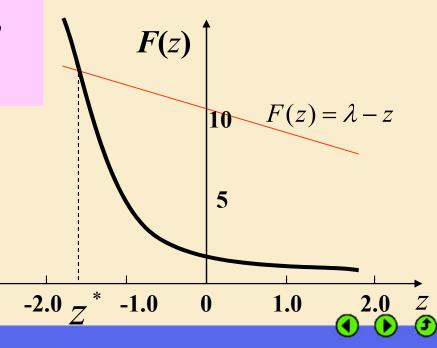
例

设l=2(*), $\sigma=20(厘*)$,

求 m 使浪费最小.

$$\lambda = l/\sigma = 10$$
 \Box $z^* = -1.78$

$$\square$$
 $m^* = \mu^* \sigma = 2.36(\%)$



轧钢中的浪费

模型假定: 粗轧钢材长度小于规定长度1→整根报废

改为新的假定(习题8):

- 1. 粗轧钢材长度在规定长度[1, 1]内→降级使用
- 2. 粗轧钢材长度小于规定长度1→整根报废

日常生产、生活中的类似问题:

在随机因素影响下过程有两种结果,其损失(或收益)各有不同,综合考虑来确定应采取的决策,在统计意义下使总损失最小(或总收益最大).